

แบบจำลองการสืบค้นเดิร์นนิงอ็อบเจกต์เชิงความหมาย
ร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล



นางศุภชานันท์วันภู

วิทยานิพนธ์นี้เป็นส่วนหนึ่งของการศึกษาตามหลักสูตรปริญญาวิทยาศาสตรมหาบัณฑิต
สาขาวิชาเทคโนโลยีสารสนเทศ
มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีสุรนารี
ปีการศึกษา 2557

**A SEMANTIC SEARCH MODEL FOR LEARNING
OBJECTS WITH INDIVIDUAL CHARACTERISTICS**



**A Thesis Submitted in Partial Fulfillment of the Requirements for
the Degree of Doctor of Information Science in Information Technology**

Suranaree University of Technology

Academic Year 2014

แบบจำลองการสืบค้นเรียนรู้เชิงออบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล

มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีสุรนารีอนุมัติให้บัณฑิตวิทยาลัยเป็นส่วนหนึ่งของการศึกษา
ตามหลักสูตรปริญญาคุณวุฒิปบัณฑิต

คณะกรรมการสอบวิทยานิพนธ์

(รองศาสตราจารย์ ดร.วีรพงษ์ พลนิกรกิจ)

ประธานกรรมการ

(ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร.ศุภกฤษฎี นีวัฒนากุล)

กรรมการ (อาจารย์ที่ปรึกษาวิทยานิพนธ์)

(ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร.อนุชัย ชีระเรืองไชยศรี)

กรรมการ

(รองศาสตราจารย์ ดร.นิตยา เกิดประสพ)

กรรมการ

(ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร.ธรา อังสกุล)

กรรมการ

(อาจารย์ ดร.นิสาชล จำนงศรี)

กรรมการ

(ศาสตราจารย์ ดร.ชูกิจ ลิมปิจำนงค์) (อาจารย์ ดร.พีรศักดิ์ สิริโยธิน)

รองอธิการบดีฝ่ายวิชาการและนวัตกรรม คณบดีสำนักวิชาเทคโนโลยีสังคม ม

ศุภชานันท์วานภู : แบบจำลอง การสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับ
คุณลักษณะรายบุคคล (A SEMANTIC SEARCH MODEL FOR LEARNING OBJECTS
WITH INDIVIDUAL CHARACTERISTICS) อาจารย์ที่ปรึกษา : ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร.
ศุภกฤษฎี นวัตกรรมกุล, 222หน้า.

งานวิจัยนี้ได้ออกแบบและพัฒนา แบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมาย
ร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล เพื่อเพิ่มประสิทธิภาพการสืบค้นโดยคำนึงถึงรูปแบบการเรียนรู้ของ
ผู้ใช้ และคุณลักษณะด้านเนื้อหาของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ รวมทั้งรองรับการค้นหาเชิงความหมาย โดย
แบ่งขั้นตอนการออกแบบและพัฒนาแบบจำลองออกเป็น 3 ส่วนคือส่วนของการพัฒนาฐานความรู้
เลิร์นนิ่ง อ็อบเจกต์ ส่วนของ การพัฒนามอดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะ
รายบุคคล และส่วนของ การพัฒนามอดูลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายตาม
คุณลักษณะรายบุคคล

ผลการศึกษาวิจัย ส่วนแรกเป็นผลการสร้างฐานความรู้ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ประกอบด้วย
(1)เมทาดาตาสำหรับการอธิบายคุณลักษณะต่าง ๆ ของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ครอบคลุมทั้ง
คุณลักษณะทั่วไปและคุณลักษณะด้านเนื้อหาของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ จำนวน 7 องค์ประกอบ และ
(2)คลังคำศัพท์ ที่เกี่ยวข้องกับเนื้อหาสาระวิชาเคมีระดับมัธยมศึกษา เป็น ชุดของคำศัพท์ ที่มี
โครงสร้างการจัดหมวดหมู่คำศัพท์ตามแบบแผนของสคอส จำนวนทั้งสิ้น 224 คำ ส่วนที่สองเป็น
ผลการพัฒนามอดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล ซึ่งนำหลักการทำให้
เหมืองข้อมูลมาประยุกต์ใช้งานเพื่อสร้าง กฎการแนะนำ พบว่า ขั้นตอนวิธีสร้างตัวแบบการแนะนำ
ด้วยหลักการ ของกฎส่วนใหญ่ เพื่อคัดเลือกกฎการจำแนกของ ต้นไม้ตัดสินใจ ในแต่ละตัวแบบด้วย
อัลกอริทึม C4.5 (หรืออัลกอริทึม J48)ทำให้ได้ตัวแบบการแนะนำที่ มีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความ
ระลึกของทุกตัวแบบย่อยเท่ากับร้อยละ 88.5 ส่วนสุดท้ายเป็นผลการพัฒนามอดูลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็
อบเจกต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคล ที่ใช้หลักการ ทำดัชนีแบบกำหนดค่าน้ำหนักโดย
ใช้เทคนิคการจัดลำดับด้วยวิธีหาผลรวม เมื่อทำการจับคู่ระหว่างคำค้นกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้
กฎการแนะนำและจัดอันดับผลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่ได้ พบว่า จำนวนรายการของผลลัพธ์
สุดท้ายจากการสืบค้นมีค่าเฉลี่ยรวม ของจำนวน ลดลงเท่ากับร้อยละ 52.2 เมื่อเทียบกับใช้กฎการ
แนะนำเพียงอย่างเดียว

ผลการประเมินแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะ
รายบุคคลของงานวิจัยนี้ ใช้สำหรับแนะนำ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ให้กับผู้ใช้ที่มีข้อมูล คุณลักษณะ ส่วน
บุคคลแตกต่างกัน 4 คุณลักษณะคือ รูปแบบการเรียนรู้เพศ ระดับการศึกษาและลักษณะความชอบ
วิชาวิทยาศาสตร์ โดยแบ่งผลการประเมินออกเป็น 2 ส่วนคือ(1) ส่วนของการประเมินตัวแบบ การ

แนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล ใช้ข้อมูลที่ได้จากการสำรวจ ผู้เรียนที่กำลังศึกษาในระดับมัธยมศึกษาจังหวัดนครราชสีมา จำนวน 1,586 คนพบว่า ตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลที่ได้ มีค่าเฉลี่ยรวมของความแม่นยำ ค่าความระลึก และค่าเอฟเมเชอร์ เท่ากับร้อยละ 57.1, 93.9 และ 71.0 ตามลำดับ(2) ส่วนของประเมินผลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคล โดยการทดสอบการสืบค้น ด้วยคำว่า สูตรเคมี (B) อะตอม (D) และไอออน (J)กับข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์จำลองในฐานความรู้ของงานวิจัยนี้ จำนวน 645 เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ผลการประเมินเมื่อ กำหนดให้ผู้ที่มีข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลที่แตกต่างกันครบทุกรูปแบบ พบว่า ได้ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความแม่นยำ ค่าความระลึก และค่าเอฟเมเชอร์ เท่ากับร้อยละ 100, 79.6 และ 86.9 ตามลำดับ



สาขาวิชาเทคโนโลยีสารสนเทศ ลายมือชื่อนักศึกษา _____

ปีการศึกษา 2557

ลายมือชื่ออาจารย์ที่ปรึกษา _____

ลายมือชื่ออาจารย์ที่ปรึกษาร่วม _____

SUPACHANUN WANAPU:A SEMANTIC SEARCH MODEL FOR
LEARNING OBJECTS WITH INDIVIDUAL CHARACTERISTICS.
THESIS ADVISOR : ASST. PROF. SUPHAKIT NIWATTANAKUL, Ph.D.,
222 PP.

PERSONALIZED RECOMMENDATION MODEL/ CLASSIFICATION MODEL/
DECISION TREE/ LEARNING OBJECTS/LEARNING STYLES

This research aims to design and develop a semantic search model for learning objects (LOs) with individual characteristics to improve the quality of search results by adding the learning style of users and the content type of LOs characteristics for semantic search. The research procedure consists of three parts: (1) the part to develop the LOs knowledge base, (2) the part to develop the LOs recommendation module with individual characteristics, and (3) the part to develop the LOs semantic search module with individual characteristics.

The results of this research can be discussed as follows. The first part is to create LOs knowledge base consisting of LOs metadata and thesaurus. The LOs metadata contain 7 elements for describing the general features and the content type features. The thesaurus that related to the Chemistry subject at high school level was collected and generated by using SKOS (Simple Knowledge Organization System). This thesaurus consists of 224 controlled words. The second part is to develop the LOs recommendation module with individual characteristics based on data mining techniques for creating the recommendation rules. Also, it was found that the final model obtained from introducing the principle of majority rule for selecting the best

tree-based classification rules (using algorithm C4.5 or J48) resulted in the effective recommendations model with an average total of recall for all sub-models as high as 88.5%. In the final part, the LOs semantic search module with individual characteristics is developed based on weight indexing by using Rank Sum technique. The process of matching between the keywords with LOs using recommendation rules and then ranking the result is used for presenting the results to users. This work was found that these methods, the lists of LOs recommended to users are on average shorten to 52.2% as compared with using only the recommendation rules.

To evaluate the LOs semantic search model with 4 different individual characteristics that are learning styles, gender, grade level, and science favorite, two processes were undertaken. Firstly, to evaluate the LOs recommendation module with individual characteristics, the data were collected from 1,586 secondary and high school students in NakhonRatchasima Province. It was found that the average of precision, recall, and F-measure was 57.1%, 93.9% and 71.0%, respectively. Secondly, to evaluate the LOs semantic search module with individual characteristics against 645 LOs simulated from LOs knowledge base using three keywords that are chemical formula, atom, and ion. This was a test compiled on user preferences against semantic search, and the result also provided 100.0% of precision, 79.6% of recall, and 86.9% of F-measure.

School of Information Technology

Academic Year 2014

Student's Signature _____

Advisor's Signature _____

Co-advisor's Signature _____

กิตติกรรมประกาศ

ผู้วิจัยขอกราบขอบคุณบุคคล และกลุ่มบุคคลต่อไปนี้ ที่ได้กรุณาให้คำปรึกษา แนะนำ และช่วยเหลือ ซึ่ง ความพยายามและความสำเร็จครั้งนี้ จะเกิดขึ้นมิได้ ถ้าไม่ได้รับการ สนับสนุนและกำลังใจจากผู้มีพระคุณดังต่อไปนี้

ขอขอบคุณ มหาวิทยาลัยราชภัฏนครราชสีมา และ สำนักงานคณะกรรมการการอุดมศึกษา (สกอ.) กระทรวงศึกษาธิการ ที่ให้การสนับสนุนทั้งทุนการศึกษาต่อภายในประเทศระดับปริญญาเอก และทุนทำวิจัยระยะสั้นในต่างประเทศ ตาม โครงการส่งเสริมการวิจัยในสถาบันอุดมศึกษา จนสำเร็จการศึกษาตามหลักสูตรนี้

ขอขอบพระคุณอาจารย์ที่ปรึกษาทั้งสองท่าน ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร.ศุภกฤษณ์ นิวัฒนากุล และอาจารย์ ดร.นิศาชล จันทร์ศรีที่คอยแนะนำและช่วยผลักดันให้งานวิจัยนี้สำเร็จไปด้วยดี

ขอขอบคุณ รองศาสตราจารย์ ดร.นิตยา เกิดประสพ ในความอนุเคราะห์ สั่งสอน และให้ความรู้เกี่ยวกับการทำเหมืองข้อมูล ตั้งแต่เริ่มต้นศึกษา ระดับปริญญาโทจนถึงระดับปริญญาเอก ทำให้สามารถนำเสนอผลงานวิจัยในระดับนานาชาติได้ รวมทั้งให้ข้อเสนอแนะในการปรับปรุง จนได้งานวิจัยที่ความสมบูรณ์ ครบถ้วนมากยิ่งขึ้นในครั้งนี้

ขอขอบคุณ รองศาสตราจารย์ ดร.Lance Chun Che Fung อาจารย์ประจำมหาวิทยาลัย เมอร์ด็อค (Murdoch University) เมืองเพิร์ท (Perth, WA) เครือรัฐออสเตรเลีย ที่ให้คำชี้แนะอบรมสั่งสอนและช่วยเหลือ ด้วยความเมตตากรุณาอย่างยิ่ง จนทำให้ งานวิจัย ได้รับการตีพิมพ์ในวารสารระดับนานาชาติได้

ขอขอบคุณอาจารย์ รองศาสตราจารย์ ดร.วีรพงษ์ พลนิกรกิจ ผู้ทำหน้าที่ประธานกรรมการ ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร.อนุชัช ธีระเรืองไชยศรี และผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร.ธรา อังสกุล ผู้ทำหน้าที่กรรมการสอบวิทยานิพนธ์ทุกท่าน ที่กรุณาให้คำแนะนำปรึกษา และตรวจทานเนื้อหาวิทยานิพนธ์จนเสร็จสมบูรณ์

ขอขอบคุณ ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร.จิตมณฑ์ อังสกุล ผู้ให้คำปรึกษาและชี้แนะแนวทางแก้ปัญหาวิจัยในบางครั้ง ซึ่งเป็นผู้สร้างแรงบันดาลใจ ในการทำจิตใจให้สงบนิ่ง มีสมาธิและมีความมุ่งมั่นที่จะศึกษาวิทยานิพนธ์ครั้งนี้ให้สำเร็จลุล่วง

ขอขอบคุณ อาจารย์เจษฎา ขจรฤทธิ์ ที่เป็นทั้งเพื่อนและที่ปรึกษา แนะนำช่วยเหลือและคอยให้กำลังใจ รวมทั้งเพื่อนร่วมที่พักอาศัยทุกท่าน ขณะที่ไปศึกษาวิจัยระยะสั้น ณ มหาวิทยาลัยเมอร์ด็อค (Murdoch University) เมืองเพิร์ท(Perth, WA) เครือรัฐออสเตรเลีย

ขอขอบคุณ บุคลากรประจำสาขาวิชาเทคโนโลยีสารสนเทศ และบุคลากรประจำสำนักวิชาเทคโนโลยีสังคม มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีสุรนารี ที่ให้ความช่วยเหลือ สนับสนุนและเอื้ออำนวยความสะดวกต่างๆ ตลอดระยะเวลาการศึกษาวิจัยนี้

ขอขอบคุณ นักเรียนและครูผู้สอนจากโรงเรียนต่างๆ ในเขตอำเภอเมืองนครราชสีมา ซึ่งเป็นแหล่งข้อมูลสำคัญสำหรับใช้ในการศึกษาวิจัยครั้งนี้

ขอขอบคุณผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร.หนึ่งหทัย ขอมผลกลางอาจารย์ ดร.พิชญ์สินีกิจวัฒนาถาวร ดร.คมคิด ชัชวราภรณ์นายพนพล ตั้งสุภาชัยนางสาวรุ่งกานต์ มุสโกภาสและนายนโรดม กิตติ-เดชาอนุภาพ และเพื่อนสมาชิกร่วมหลักสูตรปริญญาวิทยาศาสตรมหาบัณฑิตสาขาวิชาเทคโนโลยีสารสนเทศ มทส. ทุกท่านรวมทั้งคุณสิปปกรณ์ ไข่มุกด์ ซึ่งนอกจากจะเป็นทั้งน้องและเพื่อนร่วมงานแล้ว ยัง คอยให้กำลังใจ ช่วยเหลือแบ่งปันและปรับทุกข์ในยามท้อแท้กับการเรียน ด้วยความรู้สึที่ดีต่อกัน จนทำให้การศึกษาค้นคว้าครั้งนี้สำเร็จลุล่วงด้วยดี

สุดท้ายขอขอบพระคุณ คุณยายสุมาลี บุรวิเศษตรกร ผู้เป็น มารดา รวมทั้งพี่สาว น้องสาว และบุคคลสำคัญที่ขาดมิได้ คือรองศาสตราจารย์ ดร.โชคชัย วนภู และน้องภูผา วนภู นอกจากจะคอยให้กำลังใจ ดูแลช่วยเหลือและอยู่เคียงข้างตลอดเวลาไม่ว่าจะสุขหรือทุกข์ ยังเป็นผู้ให้การสนับสนุนในทุกๆอย่าง จนทำให้ทำงานวิจัยและการศึกษานี้สำเร็จลุล่วง



ศุภชานันท์ วนภู

สารบัญ

หน้า

บทคัดย่อ (ภาษาไทย)	ก
บทคัดย่อ (ภาษาอังกฤษ)	ค
กิตติกรรมประกาศ	จ
สารบัญ	ช
สารบัญตาราง	ฉ
สารบัญรูป	ท
บทที่	
1 บทนำ	1
1.1 ความสำคัญและที่มาของปัญหาวิจัย	1
1.2 วัตถุประสงค์ของการวิจัย	8
1.3 คำถามนำการวิจัย	8
1.4 ข้อตกลงเบื้องต้น	8
1.5 ขอบเขตของการวิจัย	9
1.6 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ	9
1.7 คำอธิบายศัพท์	9
2 ปรัชญาวรรณกรรมและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง	12
2.1 เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Learning Objects)	14
2.1.1 ความหมายของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์	14
2.1.2 คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์	16
2.2 ปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์	19
2.2.1 ความแตกต่างระหว่างบุคคล (Individual Difference)	19
2.2.2 รูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles)	21
2.3 กระบวนการจัดการเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์	25
2.3.1 เมทาดาตาสำหรับการบรรยายเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์	25
2.3.2 คลังคำศัพท์สำหรับการสร้างตัวแทนและการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์	34

สารบัญ (ต่อ)

หน้า

2.4	การแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล	45
2.4.1	การพัฒนาระบบแนะนำส่วนบุคคล	45
2.4.2	การทำเหมืองข้อมูล.....	50
2.4.3	การแนะนำส่วนบุคคลโดยใช้วิธีการทำเหมืองข้อมูล	55
2.5	การสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมาย	67
2.5.1	การสืบค้นเชิงความหมาย.....	67
2.5.2	การสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมาย	70
2.5.3	การวัดประสิทธิภาพการสืบค้น.....	75
2.6	บทสรุปการปริทัศน์วรรณกรรมและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง	78
2.6.1	งานวิจัยที่เกี่ยวข้อง	78
2.6.2	บทสรุปและเปรียบเทียบกระบวนการวิจัย	81
2.6.3	กรอบแนวคิดในการวิจัย	83
3วิธีดำเนินการวิจัย.....		84
3.1	วิธีการวิจัย	84
3.1.1	ศึกษากระบวนการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับ คุณลักษณะรายบุคคล	86
3.1.2	ออกแบบและพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล	93
3.1.3	การประเมินผล.....	135
3.2	ประชากรและกลุ่มตัวอย่าง	144
3.2.1	ประชากร	144
3.2.2	กลุ่มตัวอย่าง.....	145
3.3	เครื่องมือที่ใช้ในการวิจัย.....	145
3.4	การวิเคราะห์ข้อมูล	146

สารบัญ (ต่อ)

หน้า

4 ผลการวิจัยและการอภิปรายผล	147
4.1 ผลการพัฒนาฐานความรู้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์	147
4.1.1 เมทาดาทาสำหรับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์	147
4.1.2 คลังคำศัพท์	148
4.2 ผลการพัฒนามอดุลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล	149
4.2.1 ผลการคัดเลือกลักษณะและการจัดกลุ่มข้อมูล	150
4.2.2 ผลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ	168
4.3 ผลการพัฒนามอดุลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายตาม คุณลักษณะรายบุคคล	179
4.3.1 ผลการทำดัชนีและการจับคู่ระหว่างคำค้นกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้กฎการ แนะนำ	179
4.3.2 ผลการจัดอันดับผลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์	181
4.4 ผลการประเมินแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับ คุณลักษณะรายบุคคล	182
4.4.1 ผลการประเมินกฎการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะ รายบุคคล	183
4.4.2 ผลการประเมินการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายตาม คุณลักษณะรายบุคคล	187
5 สรุปและข้อเสนอแนะ	190
5.1 สรุปผลการวิจัย	190
5.1.1 ผลการศึกษาปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์	190
5.1.2 ผลการพัฒนาฐานความรู้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์	191
5.1.3 ผลการพัฒนามอดุลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะ รายบุคคล	191

สารบัญ (ต่อ)

หน้า

5.1.4 ผลการพัฒนามอดุลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายตาม คุณลักษณะรายบุคคล	194
5.1.5 ผลการพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมาย ร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล.....	196
5.2 ข้อจำกัดของการวิจัย.....	198
5.3 การประยุกต์ผลการวิจัย	199
5.4 ข้อเสนอแนะในการวิจัยครั้งต่อไป	200
รายการอ้างอิง.....	201
ภาคผนวก	213
ประวัติผู้เขียน	222

สารบัญตาราง

ตารางที่ หน้า

2.1	เปรียบเทียบความหมายของคำว่าเมทาดาตาในแต่ละสาขาวิชา	26
2.2	ประเภทของผลลัพธ์ที่ได้จากการสืบค้นข้อมูล	76
2.3	สรุปเปรียบเทียบงานวิจัยที่เกี่ยวข้องกับการพัฒนาแบบจำลองการสืบค้น เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล.....	82
3.1	กรอบการดำเนินการวิจัยและผลลัพธ์ที่ได้ในแต่ละขั้นตอน	84
3.2	คำอธิบายเมทาดาตาของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์	95
3.3	ตัวอย่างคำศัพท์บางส่วนในฐานความรู้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์	97
3.4	ตัวอย่างข้อคำถามเพื่อสำรวจรูปแบบการเรียนรู้ที่คัดแปลงจาก GRSLS	102
3.5	รายละเอียดของข้อมูลแต่ละแอททริบิวต์ที่ผ่านกระบวนการแปลงข้อมูลแล้ว	104
3.6	ลักษณะของเมทริกซ์ข้อมูลที่ผ่านกระบวนการจัดเตรียมข้อมูลแล้ว	105
3.7	ลักษณะข้อมูลแต่ละแอททริบิวต์ที่ผ่านขั้นตอนการเลือกลักษณะสำคัญแล้ว	111
3.8	ลักษณะของเมทริกซ์ข้อมูลที่มีการจัดกลุ่มข้อมูลแล้ว	113
3.9	ความถี่ที่ปรากฏของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึม เอพริออริ	115
3.10	ตัวอย่างการค้นหาเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่เกี่ยวข้องกับคำค้นคำว่า “อะตอม”	133
3.11	ตัวอย่างการคำนวณหาค่าน้ำหนักรวมตามคำค้นของแต่ละเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่สืบค้นด้วยการใช้คำค้นว่า “อะตอม”	134
3.12	ตัวอย่างข้อมูลการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ใช้ในการประเมิน	138
3.13	ประเภทของข้อมูลที่ใช้ในการประเมินตัวแบบการแนะนำ	139
3.14	ตัวอย่างการจัดประเภทของข้อมูลที่ใช้ในการประเมินของข้อมูลผู้ใช้คนที่ 1	140
3.15	ประเภทของข้อมูลที่ใช้ในการประเมินผลการสืบค้นข้อมูล	142
3.16	ตัวอย่างการจัดประเภทข้อมูลที่ใช้ในการประเมิน เมื่อใช้คำค้นว่า “อะตอม”	143
4.1	เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามรูปแบบการเรียนรู้โดยใช้ ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่ไม่ได้จัดกลุ่ม	151

สารบัญตาราง (ต่อ)

ตารางที่ หน้า

4.2 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามรูปแบบการเรียนรู้ โดยใช้ ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ ที่ถูกจัดกลุ่มแล้ว.....	151
4.3 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามเพศ โดยใช้ข้อมูล คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ ที่ไม่ได้จัดกลุ่ม.....	152
4.4 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามเพศ โดยใช้ข้อมูล คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ ที่ถูกจัดกลุ่มแล้ว.....	152
4.5 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามระดับการศึกษา โดยใช้ ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ ที่ไม่ได้จัดกลุ่ม.....	153
4.6 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามระดับการศึกษา โดยใช้ ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ ที่ถูกจัดกลุ่มแล้ว.....	153
4.7 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามลักษณะความชอบวิชา วิทยาศาสตร์ โดยใช้ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ ที่ไม่ได้จัดกลุ่ม.....	154
4.8 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามลักษณะความชอบวิชา วิทยาศาสตร์ โดยใช้ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ ที่ถูกจัดกลุ่มแล้ว.....	154
4.9 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลระหว่างข้อมูลคุณลักษณะของ เลิร์นนิ่งอีอบเจกต์เริ่มต้น กับข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ ที่จัดกลุ่มแล้ว ชุดทดสอบที่ 1 (Case 1).....	159
4.10 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลระหว่างข้อมูลคุณลักษณะของ เลิร์นนิ่งอีอบเจกต์เริ่มต้น กับข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ ที่จัดกลุ่มแล้ว ชุดทดสอบที่ 2 (Case 2).....	159
4.11 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลระหว่างข้อมูลคุณลักษณะของ เลิร์นนิ่งอีอบเจกต์เริ่มต้น กับกลุ่มข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริ ชุดทดสอบที่ 1 (Case 1).....	160
4.12 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลระหว่างข้อมูลคุณลักษณะของ เลิร์นนิ่งอีอบเจกต์เริ่มต้น กับกลุ่มข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริ ชุดทดสอบที่ 2 (Case 2).....	160

สารบัญตาราง (ต่อ)

ตารางที่ หน้า

4.13	เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลระหว่างข้อมูลคุณลักษณะของ เลิร์นนิ่งออบเจกต์เริ่มต้น กับการใช้กลุ่มข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งออบเจกต์ ทั้งหมดที่เกี่ยวข้อง ชุดทดสอบที่ 1 (Case 1)	162
4.14	เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลระหว่างข้อมูลคุณลักษณะของ เลิร์นนิ่งออบเจกต์เริ่มต้น กับการใช้กลุ่มข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งออบเจกต์ ทั้งหมดที่เกี่ยวข้อง ชุดทดสอบที่ 2 (Case 2)	162
4.15	ร้อยละของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นของตัวแบบจำแนกข้อมูล (Classification Model) จำแนกตามลักษณะของไอเท็มเซตที่เพิ่มเป็นแอททริบิวต์นำเข้า อัลกอริทึมที่ใช้ และชุดทดสอบ	164
4.16	ขนาดของต้นไม้ตัดสินใจ (Size of Trees) ของตัวแบบจำแนกข้อมูล(Classification Model) จำแนกตามการทดลอง อัลกอริทึม และชุดทดสอบ	165
4.17	ตัวแบบเพื่อการทำนาย (Predictive model) สำหรับแนะนำข้อมูลคุณลักษณะของ เลิร์นนิ่งออบเจกต์ ให้กับผู้เรียนแต่ละกลุ่ม	170
4.18	จำนวนของกฎการจำแนก (Classification Rules) ที่ได้จากแต่ละตัวแบบ	174
4.19	เปรียบเทียบกฎการจำแนกที่ลดลงเมื่อใช้กฎส่วนใหญ่ จำแนกตามตัวแบบย่อย.....	176
4.20	ตัวอย่างชุดของตัวแนะนำ (Recommender) คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งออบเจกต์ สำหรับคุณลักษณะรายบุคคลที่มีตัวแบบย่อยเป็น PMSF	177
4.21	รายละเอียดของข้อมูลคำค้นและเลิร์นนิ่งออบเจกต์จำลองที่ใช้ในการทดสอบตัวแบบ....	180
4.22	จำนวนของเลิร์นนิ่งออบเจกต์ที่ได้จากการจับคู่ระหว่างคำค้นกับเลิร์นนิ่งออบเจกต์ โดยใช้กฎการแนะนำ จำแนกตามตัวแบบย่อย (Sub-Model)	181
4.23	ผลการสืบค้นตามระดับชั้นของวลีของคำศัพท์ จำแนกตามค่าเกณฑ์ที่ใช้.....	182
4.24	ผลการประเมินแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งออบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับ คุณลักษณะรายบุคคล จำแนกตามตัวแบบย่อย (Sub-Model) และคำค้น	188

สารบัญรูป

รูปที่ หน้า

2.1	คลาสหลักของออนโทโลยี ALOCoM.....	17
2.2	ชนิดของอ็อบเจกต์ของเนื้อหาตามกรอบแนวคิดของออนโทโลยี ALOCoM.....	18
2.3	โครงสร้างของมาตรฐานลอม	31
2.4	บทบาทและหน้าที่ของคลังคำในกระบวนการจัดเก็บและค้นคืนทรัพยากรสารสนเทศ.....	36
2.5	โครงสร้างความสัมพันธ์ของคำศัพท์ควบคุมประเภทหัวเรื่อง	37
2.6	โครงสร้างความสัมพันธ์ของคำศัพท์ควบคุมประเภทชิชอร์ส.....	38
2.7	ความสัมพันธ์ระหว่างโครงสร้างความสัมพันธ์ที่ซับซ้อนและความสามารถในการแสดงความหมายของคำศัพท์.....	39
2.8	ความสัมพันธ์ระหว่างคำว่า เคมี (Chemistry) กับคำอื่น ๆ ของยูเนสโกชิชอร์ส.....	44
2.9	สถาปัตยกรรมระบบการทำเหมืองข้อมูล	52
2.10	ขั้นตอนการทำเหมืองข้อมูล	53
2.11	ขั้นตอนการสร้างแบบจำลองเพื่อใช้เป็นตัวจำแนกข้อมูล	57
2.12	ขั้นตอนการทดสอบแบบจำลองและการใช้แบบจำลองจำแนกข้อมูลในอนาคต	57
2.13	ขั้นตอนวิธีการสร้างกฎและรหัสเทียม (Pseudo-Code)ของอัลกอริทึมเอพริออริ	64
2.14	ประเภทของการค้นคืนสารสนเทศแบบต่าง ๆ และวิธีการพื้นฐานของการค้นคืนข้อมูลในแต่ละแบบ	68
2.15	องค์ประกอบของระบบการสืบค้นสารสนเทศบนเว็บอย่างมีความหมาย	69
2.16	กรอบแนวคิดการวิจัย	83
3.1	สถาปัตยกรรมของแบบจำลองการจัดการเรียนรู้เชิงอ็อบเจกต์ หรือ LOMM	93
3.2	ส่วนประกอบของฐานความรู้เรียนรู้เชิงอ็อบเจกต์ (LOs Knowledge-Based).....	94
3.3	ตัวอย่างข้อมูลคำศัพท์ “อะตอม” ตามโครงสร้างความสัมพันธ์ในรูปแบบสคอส (SKOS)	98

สารบัญรูป (ต่อ)

รูปที่ หน้า

3.4 ตัวอย่างข้อมูลคำศัพท์ “อีออน” ตามโครงสร้างความสัมพันธ์ ในรูปแบบสคอส (SKOS)	98
3.5 ขั้นตอนวิธีการสร้างมอดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล.....	99
3.6 ขั้นตอนการวิเคราะห์ข้อมูลและประเมินผลเพื่อสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล	106
3.7 กราฟเปรียบเทียบจำนวนผู้เรียนจำแนกตามรูปแบบการเรียนรู้ก่อนและหลังการเลือก ลักษณะสำคัญ	107
3.8 ข้อมูลที่ได้จากการสำรวจ จำแนกตามคุณลักษณะรายบุคคล	109
3.9 ค่าความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ที่ผู้เรียน มีความชอบกับข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้ด้วยการทดสอบไคสแคว์	110
3.10 ผลการคัดเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ด้วยเอพริออริ	110
3.11 การจัดกลุ่มคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ตามที่มาของข้อมูล	112
3.12 ขั้นตอนการสร้างและค้นหาความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะ ของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริ	114
3.13 ขั้นตอนการพัฒนาตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์โดยการรวมเข้ากันของ คุณลักษณะรายบุคคล	121
3.14 ตัวอย่างของซอร์สโค้ด (Source Code) ที่พัฒนาขึ้นด้วยภาษาไพทอน	123
3.15 ขั้นตอนการพัฒนาตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์โดยใช้ กฎส่วนใหญ่ (Majority Rule)	124
3.16 ตัวอย่างของเซตของกฎการจำแนก (Classification Rules Sets)	125
3.17 โครงสร้างการจัดหมวดหมู่คำศัพท์ด้วย สคอสของชุดคำค้น (Keywords) เพื่อใช้ในการ ทดสอบตัวแบบการสืบค้นเชิงความหมาย	131
3.18 ตัวอย่างการจัดอันดับของคำต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับคำว่า “อะตอม” ตามเกณฑ์ การจัดอันดับ.....	132
3.19 ตัวอย่างการให้ค่าน้ำหนักของคำต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับคำว่า “อะตอม” ตามวิธีหาผลรวม	132

สารบัญรูป (ต่อ)

รูปที่ หน้า

4.1	กราฟเปรียบเทียบเวลาที่ใช้ในการสร้างต้นไม้ตัดสินใจของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามรูปแบบการเรียนรู้.....	155
4.2	กราฟเปรียบเทียบเวลาที่ใช้ในการสร้างต้นไม้ตัดสินใจของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามเพศ	156
4.3	กราฟเปรียบเทียบเวลาที่ใช้ในการสร้างต้นไม้ตัดสินใจของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามระดับการศึกษา.....	156
4.4	กราฟเปรียบเทียบเวลาที่ใช้ในการสร้างต้นไม้ตัดสินใจของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์.....	156
4.5	กราฟเปรียบเทียบค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นของแต่ละตัวแบบจำแนกข้อมูล	157
4.6	กราฟเปรียบเทียบค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นและการลดเวลาที่ใช้ในการประมวลผลจำแนกตามอัลกอริทึม	157
4.7	แนวโน้มและการกระจายของค่าร้อยละของความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นของแต่ละอัลกอริทึม.....	166
4.8	กลุ่มของข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์จำนวน 8 แอททริบิวต์	167
4.9	ตัวแบบการจำแนกข้อมูล (Classification Model) สำหรับ LOs_G1	169
4.10	ตัวแบบการจำแนกข้อมูล (Classification Model) สำหรับ LOs_G2	170
4.11	เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบการแนะนำระหว่างการใช้กลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เท่ากับ 5 และ 8 กลุ่ม ของชุดทดสอบที่ 1(Case 1).....	172
4.12	เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบการแนะนำระหว่างการใช้กลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เท่ากับ 5 และ 8 กลุ่ม ของชุดทดสอบที่ 2 (Case 2).....	172
4.13	เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบการแนะนำระหว่างการใช้กลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เท่ากับ 5 และ 8 กลุ่ม ของชุดทดสอบที่ 3 (Case 3).....	172
4.14	เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบการแนะนำระหว่างการใช้กลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เท่ากับ 5 และ 8 กลุ่ม ของค่าเฉลี่ยรวมจากชุดทดสอบทั้งหมด (All Cases).....	173

สารบัญรูป (ต่อ)

รูปที่ หน้า

4.15 กราฟเปรียบเทียบร้อยละของกฎการจำแนกที่ลดลง จำแนกตาม ตัวแบบย่อย (Sub-Model)	176
4.16 กราฟเปรียบเทียบร้อยละของค่าความระลึกจำแนกตามตัวแบบย่อย (Sub-Model)	178
4.17 กราฟเปรียบเทียบค่าความแม่นยำจำแนกตามค่า r (Recommender) และค่า t (Trees)....	183
4.18 กราฟเปรียบเทียบค่าความระลึกจำแนกตามค่า r (Recommender) และค่า t (Trees)	184
4.19 กราฟเปรียบเทียบค่าเอฟเมเชอร์จำแนกตามค่า r (Recommender) และค่า t (Trees)	184
4.20 กราฟเปรียบเทียบค่าความแม่นยำ ค่าความระลึก และค่าเอฟเมเชอร์ จำแนกตาม ค่า r (Recommender)	185
4.21 กราฟเปรียบเทียบค่าความระลึกจำแนกตามจำนวนของตัวแนะนำ(Recommender) และตัวแบบย่อย (Sub-Model)	186
4.22 กราฟเปรียบเทียบค่าความแม่นยำ ค่าความระลึก และค่าเอฟเมเชอร์ เมื่อกำหนด ค่า t = {"3Ts", "4Ts"} และค่า r = 6 จำแนกตามตัวแบบย่อย (Sub-Model)	187
5.1 องค์ประกอบของแบบจำลองการสืบค้นเรียนรู้เชิงความหมายร่วมกับ คุณลักษณะรายบุคคล	196

บทที่ 1

บทนำ

1.1 ความสำคัญและที่มาของปัญหาวิจัย

จากพระราชบัญญัติการศึกษาแห่งชาติ พ.ศ. 2542 ที่แก้ไขเพิ่มเติม (ฉบับที่ 2) พ.ศ. 2545 และที่แก้ไขเพิ่มเติม (ฉบับที่ 3) พ.ศ. 2553 หมวด 9 เทคโนโลยีเพื่อการศึกษา มีการกำหนดอย่างชัดเจนใน 2 มาตรา คือ มาตรา 64 กำหนดว่า “รัฐต้องส่งเสริมและสนับสนุนให้มีการผลิตและพัฒนาแบบเรียน ตำรา หนังสือทางวิชาการ สื่อสิ่งพิมพ์อื่น วัสดุอุปกรณ์และเทคโนโลยีเพื่อการศึกษาอื่น โดยเร่งรัดพัฒนาขีดความสามารถในการผลิต จัดให้มีเงินสนับสนุนการผลิตและมีการให้แรงจูงใจแก่ผู้ผลิตและพัฒนาเทคโนโลยีเพื่อการศึกษา ทั้งนี้ โดยเปิดให้มีการแข่งขันโดยเสรี อย่างเป็นธรรม” และมาตรา 67 กำหนดว่า “รัฐต้องส่งเสริมให้มีการวิจัยและพัฒนา การผลิตและการ พัฒนาเทคโนโลยีเพื่อการศึกษา รวมทั้งการติดตาม ตรวจสอบ และประเมินผลการใช้เทคโนโลยีเพื่อการศึกษาเพื่อให้เกิดการใช้ที่คุ้มค่าและเหมาะสมกับกระบวนการเรียนรู้ของคนไทย ”

(กระทรวงศึกษาธิการ , 2545, 2553) ส่งผลให้หน่วยงานและ/หรือสถาบันการศึกษาต่าง ๆ ในประเทศได้เล็งเห็นถึงความสำคัญของการออกแบบและพัฒนาระบบการเรียนการสอนให้มีความทันสมัยสอดคล้องกับความเจริญก้าวหน้าทางเทคโนโลยีสารสนเทศที่เปลี่ยนแปลงไปอย่างรวดเร็ว

ข้อมูลจากสำนักงานสถิติแห่งชาติ (2551, หน้า 37) พบว่า ในสถาบันการศึกษาต่าง ๆ ทุกระดับในประเทศ มีการผลิตและ พัฒนาสื่อการเรียนการสอน ในรูปแบบสื่อ อิเล็กทรอนิกส์ (Electronic Media) โดยครู/อาจารย์/ผู้สอน ถึงจำนวนร้อยละ 43.6 จากทั้งหมดโดยพบว่า มีค่าเฉลี่ยของจำนวนรายวิชาที่มีการนำสื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์มาใช้ประกอบการเรียนการสอน ในแต่ละสถาบันโดยเฉลี่ยเท่ากับ 66 รายวิชา สำหรับรูปแบบของสื่อการสอนอิเล็กทรอนิกส์ที่ครู/อาจารย์/ผู้สอนของสถานศึกษาทุกระดับให้ความนิยมผลิตและพัฒนาคือ บทเรียนสำเร็จรูป CAI (Computer-Assisted Instruction) สื่อการสอนอิเล็กทรอนิกส์ในรูปแบบวิดีโอ (VDO/VCD/DVD) สื่อการสอนอิเล็กทรอนิกส์ในรูปแบบอีบุ๊ก (e-Book) และสื่อการสอนอิเล็กทรอนิกส์ในรูปแบบของการใช้ระบบการจัดการเรียนรู้ผ่านสื่ออิเล็กทรอนิกส์หรือระบบอีเลิร์นนิง (e-Learning) (สำนักงานสถิติแห่งชาติ, 2551, หน้า 64)

ลักษณะของสื่อการสอนอิเล็กทรอนิกส์ที่นิยมผลิตขึ้นมาใช้งานตามที่กล่าวในข้างต้น ส่วนใหญ่เป็นรูปแบบของการสร้างและ/หรือรวบรวมสื่อการสอนดิจิทัลหรือหน่วยการสอนขนาดเล็กที่

เรียกว่า ออบเจกต์การเรียนรู้หรือเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Learning Objects หรือ LOs) ในรูปแบบต่าง ๆ ได้แก่ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในรูปแบบที่สามารถดูจากภาพหรือสิ่งที่มองเห็นก็สามารถเกิดการเรียนรู้ได้ (Fundamental Learning Objects) เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในรูปแบบที่ต้องการอธิบายด้วยข้อความหรือเสียงบรรยายเพื่อให้เกิดความเข้าใจมากยิ่งขึ้น (Combined-Closed Learning Objects) และเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในรูปแบบที่มีการเชื่อมโยงหรือลิงก์ไปยังส่วนอื่น ๆ ที่เกี่ยวข้องเพื่อให้เกิดการเรียนรู้ที่เด่นชัดมากขึ้น (Combined-open Learning Objects) (โครงการศึกษาไร้พรมแดน , 2550, หน้า 93-100) เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์จะต้องสามารถนำกลับมาใช้ใหม่ได้โดยการจัดเรียงลำดับเนื้อหาใหม่และสร้างเป็นบทเรียนเรื่องใหม่ขึ้นมาได้ (ศยามน อินสะอาด ,2553, หน้า 125) ลักษณะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ประกอบด้วยคุณสมบัติสำคัญ 6 ประการ ได้แก่ สามารถนำกลับมาใช้ใหม่ (Reusability) สามารถใช้ร่วมกัน (Sharability)สามารถทำงานร่วมกัน (Interoperability)ขนาดกะทัดรัด (Bite-sized/Granularity) ความสมบูรณ์ในตนเอง (Self-Contained) และเอื้อให้เกิดการเรียนรู้ที่มีความหมาย (Conducive to Learning) โดยเฉพาะอย่างยิ่งคุณสมบัติ 3 ประการแรก ถือได้ว่าเป็นคุณลักษณะสำคัญที่ขาดไม่ได้ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เป็นสิ่งที่นักออกแบบพัฒนาควรให้ความสำคัญเป็นพิเศษ (ถนอมพรเลาหจรัสแสง,2550)

คลังเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Learning Objects Repository) เป็นแหล่งที่ใช้ในการจัดเก็บและรวบรวมเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เพื่อให้สามารถแลกเปลี่ยนเนื้อหาบทเรียนระหว่างกันได้ และรองรับคุณลักษณะสำคัญของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ โดยเฉพาะอย่างยิ่งความสามารถในการนำกลับมาใช้ใหม่ ความสามารถในการใช้งานและทำงานร่วมกันของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ทำให้เกิดการเรียนรู้และใช้ประโยชน์ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ได้อย่างเต็มประสิทธิภาพส่งผลให้หน่วยงานสำคัญทางการศึกษาที่อยู่ในสังกัดของภาครัฐและภาคเอกชนทั้งในประเทศและต่างประเทศได้เล็งเห็นถึงความสำคัญของการออกแบบและพัฒนาคลังเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ มีการพัฒนาคลังเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์อย่างต่อเนื่องเป็นจำนวนมาก รวมถึงการพัฒนาเทคโนโลยีที่เกี่ยวข้องกับการกำหนดมาตรฐานของรูปแบบการจัดเก็บเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในรูปแบบเมตาดาตา (Metadata) ที่ได้รับความนิยมอย่างสูงในปัจจุบัน คือ มาตรฐานลอม (LOM: IEEE Learning Object Metadata) (IEEE, www, 2002) และ ดับลินคอร์เมตาดาตา (Dublin Core Metadata) (DCMI, www, 2013)

ประเภทของคลังเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์สามารถแบ่งออกเป็น 3 กลุ่มใหญ่คือ กลุ่มคลังการเรียนรู้ทั่วไป (General Repositories) กลุ่มคลังการเรียนรู้เฉพาะเรื่อง (Discipline-Specific Repositories) และกลุ่มคลังการเรียนรู้เชิงพาณิชย์ (Commercial Repositories) ระบบคลังเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่มีชื่อเสียงในต่างประเทศเช่น ARIADNE, NCLOR, CAREO, MERLOT, KERIS, ISKME และ ESCOT เป็นต้น (NMC, www, 2012) สำหรับระบบคลังเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ของประเทศไทยที่พัฒนาขึ้น โดยหน่วยงาน ในสังกัด กระทรวงต่าง ๆ ได้แก่ ระบบ “ศูนย์รวมสื่อกระทรวงศึกษาธิการ ” ของสำนัก

เทคโนโลยีเพื่อการเรียนการสอนกระทรวงศึกษาธิการ(กระทรวงศึกษาธิการ , สำนักงานคณะกรรมการการศึกษาขั้นพื้นฐาน , 2555)ระบบ “สคูลเน็ต (School Net)” ของศูนย์เทคโนโลยีสารสนเทศและการสื่อสาร สำนักงานปลัดกระทรวงศึกษาธิการ (กระทรวงศึกษาธิการ , สำนักงานปลัดกระทรวงศึกษาธิการ , 2555)และระบบ “ศูนย์กลางความรู้แห่งชาติ (Thailand Knowledge Center: TKC)” โดยกระทรวงเทคโนโลยีสารสนเทศและการสื่อสารกระทรวงเทคโนโลยีสารสนเทศและการสื่อสาร,2553) สำหรับรูปแบบคลังเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ของสถาบันการศึกษาต่างๆส่วนใหญ่จัดเก็บไว้ในระบบอีเลิร์นนิ่ง (e-Learning)โดยใช้ระบบบริหารจัดการเรียนการสอน (Learning Management System: LMS) ในการพัฒนาระบบการเรียนการสอนพบว่า LMS ที่อยู่ในรูปแบบโอเพนซอร์ส (Open Source)ของมูเดิล (Moodle) เป็นระบบที่ได้รับความนิยมอย่างสูงในประเทศไทย ปัจจุบันมีเว็บไซต์ที่ลงทะเบียนกับมูเดิล จำนวน 813 เว็บไซต์ (Moodle, www, 2014) นอกจากนี้ยังมีการจัดเก็บเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ไว้ในระบบคลังข้อมูลดิจิทัล (Digital Repository) ของหน่วยงานที่ให้บริการจัดหาและรวบรวม ทรัพยากรสารสนเทศต่าง ๆอีกเป็นจำนวนมาก เช่น ห้องสมุด สำนักวิทยบริการ และศูนย์บรรณสารและสื่อการศึกษา เป็นต้น

ปริมาณของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่มีอยู่เป็นจำนวนมากและหลากหลายบนระบบออนไลน์ของเครือข่ายการศึกษา มีรูปแบบหรือวิธีการจัดเก็บข้อมูลที่แตกต่างกัน ทำให้เกิดแนวคิดในการสร้างเครือข่ายคลังทรัพยากรการเรียนรู้เพื่อแลกเปลี่ยนและแบ่งปันทรัพยากรการเรียนรู้ที่มีคุณภาพ ระหว่างประเทศจากทั่วโลก ปี พ.ศ. 2547 มีการจัดตั้งองค์กร GLOBE(GlobalLearningObjectBrokeredExchange)(www, 2012) โดยความร่วมมือกันของเครือข่ายสำคัญในหลายภูมิภาค เช่นAriadne Foundation, education.au, LORNET, MERLOT และ NIME เป็นต้น จนถึงปัจจุบันเครือข่าย GLOBE มีสมาชิกภายในเครือข่ายมากกว่า 14 องค์กร ทั้งจากกลุ่มประเทศในทวีปยุโรป สหรัฐอเมริกา แคนาดา ออสเตรเลีย เกาหลี ญี่ปุ่น ไต้หวัน และประเทศไทย (พงศรัชชพิพิมลชัย, 2554) สำหรับหน่วยงานของประเทศไทยที่ ทำหน้าที่เป็นหน่วยงานกลางในการศึกษาวิจัยและพัฒนาต้นแบบศูนย์กลาง ความรู้และ รวบรวมทรัพยากรการเรียนรู้ ที่มีอยู่ภายในประเทศให้สามารถเชื่อมโยงข้อมูลไปยังเครือข่าย GLOBEคือ โครงการมหาวิทยาลัยไซเบอร์ไทยสังกัดสำนักงานคณะกรรมการการอุดมศึกษาได้พัฒนา “ระบบสืบค้นทรัพยากรการเรียนรู้นานาชาติ”(สำนักงานคณะกรรมการการอุดมศึกษา , 2555)เพื่อใช้เป็นอีกหนึ่งช่องทางสำหรับผู้ที่สนใจทั่วไปที่ต้องการค้นหาและเข้าถึงเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ต่าง ๆ ทั้งที่อยู่ภายในประเทศและต่างประเทศ

ถึงแม้ว่าจะมีระบบคลังเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์และระบบเครือข่ายคลังทรัพยากรการเรียนรู้ที่มีการเชื่อมโยงข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ระหว่างประเทศ ทำให้สามารถเข้าถึงหรือค้นหาข้อมูล

เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ได้มากยิ่งขึ้นก็ตาม จากการศึกษาวิเคราะห์ กระบวนการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ผ่านระบบต่างๆยังประสบกับปัญหาหลายประการ ดังนี้

กรณีที่ใช้ต้องการเข้าถึงหรือค้นหาข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่อยู่ในระบบอีเลิร์นนิ่ง ความสามารถขึ้นอยู่กับฟังก์ชันการสืบค้นข้อมูลของระบบบริหารจัดการเรียนการสอน (LMS) ที่เลือกใช้งานเป็นหลัก ส่วนใหญ่ใช้เทคนิคพื้นฐานของการสืบค้นข้อมูลด้วยวิธีการค้นหา คำหลัก (Keyword Based) เพราะเป็นวิธีดำเนินการที่ไม่ยุ่งยากซับซ้อน ผลการศึกษาวิเคราะห์ เทคนิควิธีการค้นหาเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่พัฒนาด้วยมูเคิล(มหาวิทยาลัยราชภัฏ ภูนครราชสีมา, www, 2554) พบว่า ผู้ใช้สามารถค้นหาได้โดยการใส่คำหลักในช่องค้นหาของรายวิชาที่เข้าเรียนเพื่อค้นหา เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่เกี่ยวข้องหรือสนใจผลลัพธ์ที่ได้จะปรากฏเฉพาะเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในรายวิชาที่ได้รับสิทธิ์ให้เข้าถึงเท่านั้น โดยระบบยังไม่สามารถรองรับการเข้าถึงหรือค้นหาข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ทุกประเภทที่มีอยู่ในระบบอีเลิร์นนิ่งดังกล่าว รวมถึงไม่สามารถรองรับความต้องการที่แตกต่างกันของแต่ละบุคคลได้

กรณีที่ใช้ต้องการเข้าถึงหรือค้นหาข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่อยู่ในระบบคลังข้อมูลดิจิทัล เช่น ดิสเปส (DSpace) เป็นระบบที่มีความยืดหยุ่นและสามารถจัดเก็บข้อมูลสารสนเทศในรูปแบบที่หลากหลายและได้รับความนิยมอย่างสูง (DSpace, www, 2014) พบว่า ผลลัพธ์ที่ได้การสืบค้นใช้เทคนิควิธีการค้นหาคำหลักเท่านั้น โดยมีรายละเอียดข้อมูลที่เกี่ยวข้องกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ในรูปแบบหลากหลาย เพราะขึ้นอยู่กับการออกแบบการจัดเก็บข้อมูลตามมาตรฐานเมทาตาทา ที่เลือกใช้ รวมถึงการกรอกรายละเอียดของข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ให้ถูกต้องตามมาตรฐานที่กำหนดของผู้ดูแลระบบเพราะมีผลต่อการแสดงผลลัพธ์ที่ได้ หากมีรายละเอียดและข้อกำหนดที่เกี่ยวข้องเป็นจำนวนมากหรือมีความยุ่งยากในการนิยามข้อมูล ทำให้มีข้อจำกัดในการใส่ข้อมูลให้ครบถ้วน อาจส่งผลให้ได้ผลลัพธ์จากการค้นหาไม่ตรงกับความต้องการของผู้ใช้

กรณีที่ใช้ต้องการเข้าถึงหรือค้นหาข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์จากระบบคลังข้อมูลที่พัฒนาขึ้นเองโดยหน่วยงานส่วนกลางของภาครัฐหลายแห่งตามที่กล่าวในข้างต้น พบว่า มีการใช้เทคนิควิธีการค้นหาทั้งในรูปแบบของการค้นหาจากคำหลักและรูปแบบของการค้นหาตามประเภทหรือหัวข้อ (Search Directory) ในส่วนของรายการข้อมูลที่ปรากฏในผลลัพธ์ก็จะแตกต่างกันไปในแต่ละระบบ โดยส่วนใหญ่ก็จะประกอบด้วย ชื่อเรื่อง สารสังเขป /คำอธิบาย ผู้แต่ง และลิงก์ของการเข้าถึงสื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์นั้น ๆ ทั้งนี้ในบางระบบอาจจะแสดงผลลัพธ์ที่มีรายละเอียดเพิ่มเติม เช่น ตามกลุ่มสาระการเรียนรู้และช่วงชั้น ประเภท หน่วยงานที่ผลิต/ผู้ผลิต รูปแบบที่จัดเก็บ และสถานที่จัดเก็บ เป็นต้น

ส่วนของการค้นหาและเข้าถึงข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ผ่านทางระบบเครือข่ายคลังทรัพยากรการเรียนรู้ระหว่างประเทศและระบบคลังเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ต่าง ๆ ในต่างประเทศหลายระบบ พบว่า

ส่วนใหญ่ใช้เทคนิควิธีการค้นหาและเข้าถึงเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ใน 2 รูปแบบ คือ รูปแบบของการค้นหาจากคำหลัก และรูปแบบของการค้นหาตามประเภทหรือหัวข้อสอดคล้องกับงานวิจัยของยาลชินเนลและเอมีมิลูเกิล (Yalcinalp and Emiroglu, 2012, pp.474-488) ที่ทำการศึกษาเกี่ยวกับประสิทธิภาพในด้านต่าง ๆ ของระบบคลังเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์จำนวน 7 ระบบของกลุ่มประเทศในทวีปยุโรปและสหรัฐอเมริกาพบว่า การค้นหาส่วนใหญ่ยังมีข้อจำกัดในวิธีการและการแสดงผลลัพธ์ ที่ยังไม่ได้ตามความต้องการของผู้ใช้ถึงแม้ว่าจะมีความพยายามพัฒนาระบบช่วยเหลือการค้นหาและเข้าถึงเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในรูปแบบการทำงานร่วมกับเสิร์ชเอนจินของกูเกิ้ลในงานวิจัยของเคอร์แลงเกอร์-โรเซส ปอนเซและโลเปซ-โมเทียร์ (Curlango-Rosas, Ponce, and Lopez-Morteo, 2011) พบว่ามีจำนวนร้อยละ 84.9 ของกลุ่มตัวอย่างที่ค้นหาและเข้าถึงเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยเสิร์ชเอนจินของกูเกิ้ลเพียงอย่างเดียว และมีจำนวนเพียงร้อยละ 66 ที่ประสบความสำเร็จด้วยการค้นหา และเข้าถึงเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้ระบบช่วยเหลือดังกล่าว

ตามที่กล่าวในข้างต้น จะเห็นได้ว่า ในขณะที่ปริมาณของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในระบบการศึกษา จะเพิ่มขึ้นอย่างต่อเนื่อง ทั้งนี้เนื่องจาก ยังมีข้อจำกัดของเทคนิควิธีการที่นำมาใช้ในการแนะนำหรือใช้ประโยชน์จากเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์อย่างเต็มที่ซึ่งทำให้ยังไม่สามารถตอบสนองแนวคิดเกี่ยวกับความคุ้มค่าในการพัฒนาและการเพิ่มคุณค่าของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ โดยการทำให้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่มีอยู่มีความสามารถนำกลับมาใช้ใหม่ได้ เป็นคุณสมบัติสำคัญในการที่จะช่วยส่งเสริมให้เกิดการเรียนรู้ทั้งโดยทางตรง รวมไปถึงทางอ้อมได้แก่ ความต้องการเรียนรู้ขั้นในอนาคตที่อาจไม่อยู่ในลักษณะรายวิชาใดวิชาหนึ่งก็ได้ (ถนอมพร เลาหจรัสแสง 2545) ประกอบด้วยผลการศึกษาวิจัยบางส่วนที่ได้เสนอแนวทางให้มีการออกแบบและพัฒนาระบบแนะนำที่ ควรทำการศึกษาให้ครอบคลุมตั้งแต่การศึกษาเกี่ยวกับผลกระทบของลักษณะการเรียนรู้ส่วนบุคคลหรือรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียน (Learning Styles) เป็นการพัฒนาคูณภาพของระบบการเรียนรู้ การส่งเสริมและการกระตุ้นการเรียนรู้ของผู้เรียน เพื่อให้มีการใช้ประโยชน์จากเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ได้อย่างเต็มที่ (BakiandÇakiroğlu, 2010; Chang, Kao, Chu, and Chiu, 2009; DağandGeçer, 2009; de Boer, Kommers, and de Brock, 2011; Kay and Knaack, 2008) จากที่กล่าวมาทั้งหมด ทำให้สามารถสรุปประเด็นปัญหาที่พบ ได้ดังนี้

1. การกำหนดโครงสร้างข้อมูลเพื่อการบรรยายคุณลักษณะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในปัจจุบัน ยังไม่ได้มีการออกแบบหรือกำหนดรายละเอียดต่าง ๆ ให้ครอบคลุมถึงคุณลักษณะด้านเนื้อหาของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เช่นบทคัดย่อ (Abstract) บทนำ (Introduction) ตัวอย่าง (Example) แบบฝึกหัด (Exercise) การบรรยาย (Description) ข้อคำถาม (Question) และคำตอบ (Answer) เป็นต้น ทำให้ผู้ใช้งานไม่สามารถสืบค้นและเข้าถึงเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์จากคุณลักษณะด้านเนื้อหาได้

2. การกำหนดคำสำคัญหรือคำค้น (Keywords) ที่กว้างหรือแคบเกินไป หรือการสะกดคำที่ต่างกันระหว่างผู้ใช้กับระบบ โดยเฉพาะในกรณีที่สำคัญไม่ปรากฏในชื่อเรื่อง ทำให้ผู้ใช้ไม่สามารถสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่มีเนื้อหาตรงกับความต้องการได้ หรือได้ผล ลัพธ์การสืบค้นที่มากเกินไป

3. ผลลัพธ์ที่ได้จากการสืบค้นข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ยังไม่มีการแสดงรายละเอียดของข้อมูลคุณลักษณะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Learning Object Characteristics) ทำให้ผู้ใช้งานต้องใช้เวลาคัดกรองผลลัพธ์ที่ได้จากการสืบค้น เพื่อคัดเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่มีคุณลักษณะตรงกับ ความชอบของผู้ใช้ หากระบบสามารถแสดงคุณลักษณะต่าง ๆ ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในผลการสืบค้น จะช่วยให้ผู้ใช้สามารถตัดสินใจหรือพิจารณาเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ต้องการได้ง่ายมากขึ้น ซึ่งจะ ช่วยสนับสนุนการเรียนรู้ของผู้เรียนให้มีประสิทธิภาพมากขึ้น

4. ระบบการสืบค้นข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในปัจจุบัน ยังไม่ได้คำนึงถึงความแตกต่างระหว่างบุคคล (Individual Difference) และรูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles) ที่แตกต่างกันของผู้เรียน ผลลัพธ์ที่ได้จึงประกอบไปด้วยเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่มีคุณลักษณะหลากหลาย ส่งผลให้ผู้ใช้ต้องใช้เวลาในการพิจารณาคัดเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่มีคุณลักษณะสอดคล้องกับลักษณะส่วนบุคคลและรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียน

แนวทางแก้ไขปัญหาก็เกี่ยวข้องกับประเด็นที่กล่าวมาทั้งหมดผู้วิจัยมีแนวคิดว่าวิธีการแก้ปัญหาก็สามารถดำเนินการได้นั้น จะต้องมีการผนวกเทคนิควิธีการที่เกี่ยวข้องสองส่วนเข้าด้วยกัน โดยส่วนแรกเป็นการนำเทคนิควิธีการพัฒนาระบบแนะนำ (Recommendation System) มาใช้ในการออกแบบและพัฒนาโมดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตาม คุณลักษณะรายบุคคล และส่วนที่สองเป็นการนำเทคโนโลยีเว็บเชิงความหมาย (Sematic Web Technology) มาใช้ในการออกแบบและพัฒนาโมดูลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคล

จากการศึกษาและทบทวนวรรณกรรมที่เกี่ยวข้อง พบว่า ปัจจุบันมีการนำเอาเทคนิควิธีการพัฒนาระบบแนะนำมาประยุกต์ใช้ ในงานสนับสนุนการตัดสินใจ ของระบบการจัดการการศึกษา มากขึ้น มีงานวิจัยส่วนหนึ่งที่นำหลักการและเทคนิควิธีการต่าง ๆ ของการพัฒนาระบบแนะนำเป็น เครื่องมือสำคัญในการสร้างปฏิสัมพันธ์ระหว่างผู้เรียนและผู้สอน ทำให้ได้ระบบที่สามารถ จัดเตรียมข้อมูล นำส่งข้อมูล รวมถึงแนะนำข้อมูลเนื้อหาบทเรียนต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องให้กับผู้เรียนได้ ตามความต้องการ โดยใช้วิธีการค้นหาความสัมพันธ์ระหว่างลักษณะของสื่อการเรียนรู้ อิเล็กทรอนิกส์ที่เหมาะสมกับลักษณะของผู้เรียนแต่ละบุคคลที่มีความแตกต่างกัน (Klašnja-Miličević, Vesin, Ivanović, and Budimac, 2011; Chen and Persen, 2012, Vesin, Ivanovic, Klasnja-Milicevic, and Budimac, 2013, Özpolat and Akar, 2009)

การทำเหมืองข้อมูล (Data Mining) เป็นเทคนิควิธีการหนึ่งที่ได้รับคามนิยมนำมาใช้ในการพัฒนาแบบจำลองของระบบแนะนำ โดยเฉพาะอย่างยิ่งการสร้างแบบจำลองจากเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ (Decision Tree) เนื่องจากผลลัพธ์ที่ได้จากการวิเคราะห์ต้นไม้ตัดสินใจคือ กฎ (Rules) ซึ่งสามารถเข้าใจได้ง่ายและสะดวกต่อการนำไปใช้งานมีงานวิจัยส่วน หนึ่งที่ทำการศึกษเกี่ยวกับ การนำกฎของต้นไม้ตัดสินใจไปสร้างเป็นกฎความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลพื้นฐาน กับความต้องการของแต่ละบุคคล เมื่อนำไปพัฒนาเป็นโปรแกรมประยุกต์บนเว็บ (Web Application) ทำให้ได้ระบบที่สามารถสนับสนุนและเพิ่มประสิทธิภาพสภาพแวดล้อมเพื่อการเรียนรู้ในรูปแบบต่าง ๆ ได้ (Chen, 2008; Lin, Yeh, Hung, and Chang, 2013; Lu, Jia, Gong, and Clark, 2007) นอกจากนี้ยังมีงานวิจัย อีกส่วนหนึ่งที่มุ่งเน้นไปที่การนำเสนอแบบจำลองของระบบแนะนำ ที่สามารถแนะนำสื่อที่เกี่ยวข้อง ให้กับผู้เรียน รวมทั้งกระตุ้นให้ผู้เรียนกลับมาใช้งานสื่อซ้ำ โดยใช้วิธีการหาความสัมพันธ์ระหว่าง ชนิดของสื่อมัลติมีเดียที่ผู้เรียนมีความชอบกับหัว เรื่องของสื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ (Chen and Persen, 2012; Klačnja-Milićević et al., 2011; Ocepek, Bosnić, Šerbec, and Rugelj, 2013; Vesin et al., 2013)

ส่วนของเทคโนโลยีเว็บเชิงความหมายเป็นเทคโนโลยีที่ทำให้คอมพิวเตอร์สามารถตีความหมายของข้อมูลต่าง ๆ ด้วยตนเอง (สำนักงานคณะกรรมการกิจการ โทรคมนาคมแห่งชาติ 2552, หน้า 18-19) โดยหลักการค้นหาเชิงความหมาย (Semantic Search) จะเป็นการพิจารณาข้อมูลหรือ เอกสารที่มีความหมายเหมือนกันหรือมีความหมายใกล้เคียงกันให้อยู่ในกลุ่มเดียวกันและสามารถ สร้างความสัมพันธ์เชื่อมโยงกันได้ ทำให้สามารถค้นหาข้อมูลหรือเอกสารที่มีความหมายอยู่ในกลุ่ม เดียวกันได้แม้ว่าจะใช้คำค้นที่แตกต่างกันก็ตาม รวมทั้งมีการศึกษาและพัฒนาเว็บเชิงความหมายที่มี รูปแบบของแสดงผลการสอบถามข้อมูล (Query Expression) ได้อย่างหลากหลาย และเป็นระบบที่ สามารถรองรับการสืบค้นเชิงความหมายได้โดยมีรูปแบบการจัดเก็บและบันทึกข้อมูลที่เอื้อประโยชน์ ต่อผู้ ใช้ ในการค้นหาและเข้าถึงเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ต่าง ๆ ได้ง่ายและสะดวกมากยิ่งขึ้น

(Bhagal, Macfarlane, and Smith, 2007; Thakar, Meena (An) and Meena (Am), 2011, pp.587-605) ซึ่ง ระบบการค้นหาเชิงความหมายจะเป็นประโยชน์อย่างยิ่ง ถ้าสามารถจัดอันดับผลการสืบค้น (Ranking) และ จำแนกผลลัพธ์ ตามความคล้ายคลึงกันของข้อมูลที่มีความคลุมเครือได้ (Ni Wattanakul, Martin, Eboueya, and Khaimook, 2007) หรือจัดอันดับความสำคัญของข้อมูลใน กลุ่มแนวคิดเดียวกันได้ รวมถึงความสามารถในแสดงผลการค้นหาข้อมูลตอบสนองความต้องการ ของแต่ละบุคคลที่มีความสนใจแตกต่างกันได้ (Arch-int, 2005)

จากที่กล่าวมาทั้งหมด พบว่า ยังไม่มีการออกแบบและพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับ คุณลักษณะรายบุคคล ที่ มีการนำเทคนิควิธีการพัฒนาระบบแนะนำ และเทคโนโลยีเว็บเชิงความหมายมาประยุกต์ใช้งานร่วมกันซึ่งนอกจากจะได้แบบจำลองที่สามารถ

สืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายได้ แล้ว ยังมีความสามารถในการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลที่คำนึงถึงรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียนด้วย นอกเหนือจากข้อมูลคุณลักษณะส่วนบุคคล ทั้งนี้ เนื่องจาก รูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียน คือ ลักษณะส่วนบุคคลของผู้เรียนที่สามารถสะท้อนให้เห็นถึงพฤติกรรมการเรียนรู้ของผู้เรียน ในการจัดการเรียนการสอน โดยการปรับสภาพแวดล้อมการเรียนรู้และวิธีการสอนไป ได้อย่างเหมาะสมกับผู้เรียนในแต่ละรูปแบบจะสามารถช่วยให้การเรียนการสอนดังกล่าวประสบความสำเร็จได้ (Chang et al., 2009; Keefe, 1987; Reiff, 1992; Tseng, Chu, Hwang, and Tsai, 2008) ดังนั้น รูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียนจึงถูกนำมาใช้เป็นส่วนหนึ่งของข้อมูลรายบุคคลของการออกแบบและพัฒนาแบบจำลองครั้งนี้

ดังนั้น งานวิจัยนี้จึงมุ่งพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล โดยนำเทคนิคการทำเหมืองข้อมูล มาใช้ในส่วนของการพัฒนามอดูลแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ให้กับผู้ใช้ ตามคุณลักษณะ รายบุคคล ร่วมกับเทคนิคการ สืบค้นความหมาย ซึ่งจะทำได้สามารถสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายได้ และส่งผลให้ผู้ใช้ได้รับการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่เหมาะสมและตรงกับตามความต้องการของผู้ใช้

1.2 วัตถุประสงค์ของการวิจัย

1.2.1 เพื่อศึกษากระบวนการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะ รายบุคคลและการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมาย

1.2.2 ออกแบบและพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล

1.3 คำถามนำการวิจัย

1.3.1 แบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคลควรมีกระบวนการอย่างไร

1.3.2 แบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคลควรใช้เทคนิคใด ในการคัดเลือกลักษณะการจัดกลุ่มข้อมูลและ การจัดอันดับข้อมูล เพื่อให้สามารถแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลได้

1.4 ข้อตกลงเบื้องต้น

1.4.1 ผู้ใช้ต้องระบุข้อมูลลักษณะ ส่วนบุคคล (Personal Characteristics) ข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้และข้อมูลลักษณะความชอบเข้าสู่แบบจำลองการสืบค้นที่ออกแบบและพัฒนาขึ้นเพื่อจะได้สามารถแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามลักษณะส่วนบุคคลให้กับผู้ใช้ได้

1.4.2 ผู้ใช้ต้องระบุคำค้นที่ถูกต้องตามที่ใช้ในระบบและอยู่ในเนื้อหาวิชาเคมีของระดับมัธยมศึกษา สำหรับทดสอบ การ สืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ซึ่งความหมายเพื่อให้แบบจำลองประมวลผลและแสดงผลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามลักษณะรายบุคคล

1.5 ขอบเขตของการวิจัย

การศึกษาวิจัยนี้เป็นการพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ซึ่งความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล โดยมุ่งเน้นการศึกษากระบวนการและเทคนิควิธีการต่าง ๆ ที่นำมาใช้ในการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตาม คุณลักษณะราย บุคคลและการค้นหา เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ซึ่งความหมายโดยใช้คำค้นเพียงคำเดียวภายใต้เงื่อนไขของผู้ใช้หรือ ผู้เรียนที่มีข้อมูลส่วนบุคคลข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้และข้อมูลลักษณะความชอบ ที่แตกต่างกัน ทั้งนี้เทคนิควิธีการที่เหมาะสมจะถูกนำมาใช้ในการออกแบบและสร้างแบบจำลอง เพื่อนำไปใช้ในการ สืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ซึ่งตามคุณลักษณะส่วนบุคคล ซึ่งการออกแบบและพัฒนาแบบจำลองในครั้งนี้ จะใช้ ข้อมูลจากผู้เรียนในจังหวัดนครราชสีมา และ ทดสอบกับ คำค้นที่อยู่ในเนื้อหาวิชาเคมีของระดับมัธยมศึกษาเป็นข้อมูลทดสอบสำหรับการออกแบบและพัฒนาแบบจำลองในครั้งนี้

1.6 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ

1.6.1 ได้กระบวนการที่เหมาะสม สำหรับการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลและการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ซึ่งความหมาย

1.6.2 ได้แบบจำลอง การสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ซึ่งความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคลที่สามารถนำไปประยุกต์ใช้งานเพื่อรองรับการเรียนการสอนทำให้ผู้เรียนสามารถค้นหาและเข้าถึงข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามความแตกต่างของลักษณะเฉพาะส่วนบุคคล รูปแบบ การเรียนรู้ และลักษณะความชอบของผู้เรียนได้

1.7 คำอธิบายศัพท์

1.7.1 เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์(Learning Objects: LOs)หมายถึงเนื้อหาสาระของความรู้เรื่องใดเรื่องหนึ่งสำหรับการเรียนรู้ที่มีการรวมทรัพยากร ดิจิทัลในรูปแบบต่าง ๆ เช่น รูปภาพ ข้อความ ภาพเคลื่อนไหวและเสียง เป็นต้น เข้าด้วยกัน ซึ่งได้รับการออกแบบให้ มีองค์ประกอบสำคัญสำหรับการเรียนรู้ เช่น วัตถุประสงค์ เนื้อหาสาระของความรู้หรือบทเรียน แบบทดสอบและการจัดสภาพแวดล้อมในการเรียนรู้ ทั้งนี้จะต้องมี ข้อมูลที่สามารถบ่งชี้ให้เห็นถึงลักษณะประจำของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ แต่ละตัวว่ามีลักษณะประจำใดบ้างที่ คล้ายกันบางส่วนหรือคล้ายกันทั้งหมด กับเลิร์น

นึ่งอ็อบเจกต์อื่นๆ โดยเลิร์นนึ่งอ็อบเจกต์และองค์ประกอบต่าง ๆ ในเลิร์นนึ่งอ็อบเจกต์สามารถนำกลับมาใช้ใหม่ หรือใช้ซ้ำได้

1.7.2คุณลักษณะเฉพาะของ เลิร์นนึ่งอ็อบเจกต์ (Learning Objects Characteristics: LOsC)หมายถึง ลักษณะเฉพาะตัวของ เลิร์นนึ่งอ็อบเจกต์ ใด ๆ ที่สามารถ บ่งบอกหรือชี้ให้เห็น รายละเอียด เกี่ยวกับ ความสามารถของเลิร์นนึ่งอ็อบเจกต์ซึ่งหมายถึง บันทึกลงและจัดเก็บได้ นำกลับมาใช้ใหม่ได้ ใช้ร่วมกันได้ และทำงานร่วมกันได้ และคุณสมบัติของเลิร์นนึ่งอ็อบเจกต์ซึ่งหมายถึง ลักษณะเนื้อหาแบบเรื่องเล่า ลักษณะเนื้อหาที่เป็นกระบวนการคิด และลักษณะเนื้อหาที่ช่วยสนับสนุนทั้งนี้ เลิร์นนึ่งอ็อบเจกต์ ใด ๆ อาจจะมี คุณลักษณะเฉพาะ ที่คล้ายกันบางส่วนหรือคล้ายกันทั้งหมดก็ได้

1.7.3คุณลักษณะรายบุคคล(Individual Characteristics)หมายถึง ลักษณะและคุณสมบัติต่าง ๆ ของแต่ละบุคคล ที่ส่งผลต่อพฤติกรรมและ ความสามารถในการเรียนรู้ของแต่ละบุคคล ด้วยการเรียนรู้ผ่านสื่ออิเล็กทรอนิกส์ในรูปแบบของเลิร์นนึ่งอ็อบเจกต์ ซึ่งประกอบด้วยข้อมูลที่เกี่ยวข้อง 3 ส่วนคือ

1.7.3.1 ลักษณะส่วนบุคคล (Personal Characteristic) หมายถึง ข้อมูลลักษณะพื้นฐาน โดยทั่วไปของผู้ใช้ได้แก่ เพศ และระดับชั้น

1.7.3.2 ข้อมูลแบบการเรียนรู้(Learning Styles)หมายถึง ข้อมูลที่บ่งบอกถึงวิธีการเรียนรู้หรือลักษณะการเรียนรู้ของแต่ละรายบุคคล ซึ่งเป็นข้อมูลที่มีความเฉพาะเจาะจงหรือแตกต่างกันตามลักษณะบุคลิกภาพของผู้ใช้หรือผู้เรียน โดยสามารถปรับเปลี่ยนได้เมื่ออยู่ในบริบทของการเรียนรู้ที่แตกต่างกัน

1.7.3.3 ข้อมูล ลักษณะ ความชอบ หมายถึง ข้อมูลระดับความชอบของผู้ใช้หรือผู้เรียนที่มีต่อการเรียนรู้ในรายวิชาวิทยาศาสตร์

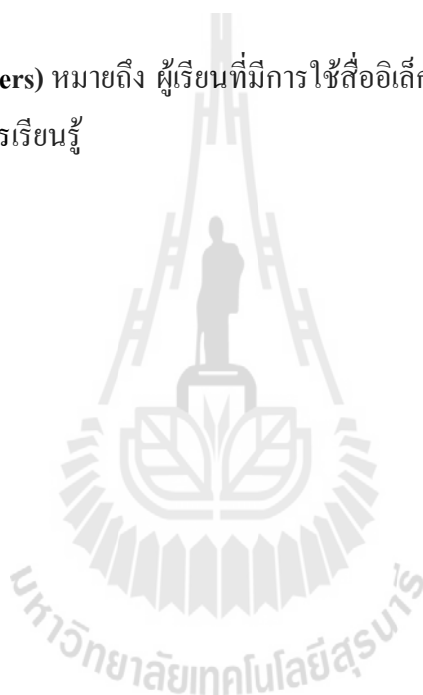
1.7.4การแนะนำเลิร์นนึ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะ รายบุคคล หมายถึง การแนะนำเลิร์นนึ่งอ็อบเจกต์ได้อย่างเหมาะสมและตรงกับความสนใจหรือสอดคล้องกับความต้องการของผู้ใช้ โดยคำนึงถึงความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลคุณลักษณะราย บุคคลและข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนึ่งอ็อบเจกต์ที่ผู้ใช้มีความชอบ

1.7.5การสืบค้นเลิร์นนึ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมาย(Learning Objects Semantic Search) หมายถึง กระบวนการค้นหาเลิร์นนึ่งอ็อบเจกต์ที่ มีการ พิจารณาว่าเลิร์นนึ่งอ็อบเจกต์ที่ต้องการ

ค่านั้น มีความสัมพันธ์เกิดขึ้นร่วมกันกับคำค้นหรือไม่ โดยการนำคำค้นจากผู้ใช้ไปกำหนดกลุ่มคำสำคัญอื่น ๆ ที่เกี่ยวข้องเชิงความหมายกับคำค้นดังกล่าว จากนั้นนำกลุ่มคำสำคัญที่ได้ไปทำการจับคู่ (Matching) กับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่อยู่ในฐานความรู้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำ (Recommendation Rules) นำผลลัพธ์ที่ได้ไปจัดอันดับ (Ranking) และแสดงผลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ให้กับผู้ใช้

1.7.6 คำค้น (Keywords) หมายถึง คำสำคัญหรือคำหลัก ที่อยู่ใน เนื้อหาวิชาเคมีของระดับมัธยมศึกษาที่ผู้ใช้ต้องการจะนำไปใช้ในการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ต้องการ

1.7.7 ผู้ใช้ (Users) หมายถึง ผู้เรียนที่มีการใช้สื่ออิเล็กทรอนิกส์ในรูปแบบ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เป็นส่วนหนึ่งของการเรียนรู้



บทที่ 2

ปริทัศน์วรรณกรรมและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

งานวิจัยเรื่อง “แบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล” ผู้วิจัยได้มี การปริทัศน์วรรณกรรมและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง เพื่อประมวลแนวคิดทฤษฎี และเทคนิควิธีการต่าง ๆ สำหรับนำไปใช้ในการกำหนดกรอบแนวคิดในการวิจัย ดังต่อไปนี้

2.1 เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Learning Objects)

2.1.1 ความหมายของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

2.1.2 คุณ ลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Learning Object Characteristics)

2.2 ปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

2.2.1 ความแตกต่างระหว่างบุคคล (Individual Difference)

2.2.2 รูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles)

2.2.2.1 ความหมายของรูปแบบการเรียนรู้

2.2.2.2 ประเภทของรูปแบบการเรียนรู้

2.3 กระบวนการจัดการเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

2.3.1 เมทาตาทาสำหรับการบรรยายเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

2.3.1.1 ความหมายของเมทาตาทา

2.3.1.2 หน้าที่ของเมทาตาทา

2.3.1.3 ประเภทของเมทาตาทา

2.3.1.4 เมทาตาทาสำหรับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

2.3.2 คลังคำศัพท์สำหรับการสร้างตัวแทนและการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

2.3.2.1 ความหมายของคลังคำ

2.3.2.2 บทบาทหน้าที่ของคลังคำ

2.3.2.3 โครงสร้างความสัมพันธ์ของคำในคลังคำ

2.3.2.4 กระบวนการของการสร้างคลังคำ

2.3.2.5 แหล่งที่มาของคำในคลังคำ

- 2.4 การแนะนำ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล
 - 2.4.1 การพัฒนาระบบแนะนำส่วนบุคคล
 - 2.4.1.1 ความหมายของระบบแนะนำ
 - 2.4.1.2 เทคนิควิธีการแนะนำส่วนบุคคล
 - 2.4.2 การทำเหมืองข้อมูล
 - 2.4.2.1 ความหมายของการทำเหมืองข้อมูล
 - 2.4.2.2 สถาปัตยกรรมของระบบการทำเหมืองข้อมูล
 - 2.4.2.3 ขั้นตอนการทำเหมืองข้อมูล
 - 2.4.2.4 ลักษณะงานของการทำเหมืองข้อมูล
 - 2.4.3 การแนะนำส่วนบุคคลโดยใช้วิธีการทำเหมืองข้อมูล
 - 2.4.3.1 การจำแนก กลุ่มข้อมูล
 - 2.4.3.2 การค้นหากฎความสัมพันธ์
- 2.5 การสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมาย
 - 2.5.1 การสืบค้นเชิงความหมาย
 - 2.5.1.1 นิยามของการสืบค้นเชิงความหมาย
 - 2.5.1.2 องค์ประกอบของระบบการสืบค้นเชิงความหมาย
 - 2.5.2 ขั้นตอนการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมาย
 - 2.5.2.1 การทำดัชนี
 - 2.5.2.2 การกำหนดค่าน้ำหนักและจัดอันดับข้อมูล
 - 2.5.3 การวัดประสิทธิภาพการสืบค้น
- 2.6 บทสรุปการปริทัศน์วรรณกรรมและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง
 - 2.6.1 งานวิจัยที่เกี่ยวข้อง
 - 2.6.2 บทสรุปและเปรียบเทียบกระบวนการวิจัย
 - 2.6.3 กรอบแนวคิดในการวิจัย

โดยมีรายละเอียด ดังต่อไปนี้

2.1 เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Learning Objects)

คำว่า เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Learning Objects) เป็นคำที่นำมาใช้อย่างแพร่หลายในวงการการศึกษาไทยมากกว่า 10 ปี เพื่อใช้เรียกสื่ออิเล็กทรอนิกส์ที่มีการออกแบบและพัฒนาขึ้น สำหรับการเรียนรู้ของผู้เรียน ซึ่งแนวคิดของการออกแบบและพัฒนาเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์มุ่งเน้น การจัดแบ่งเนื้อหาออกเป็นส่วนย่อยๆ ที่มีเนื้อหา สาระ การเรียนรู้เฉพาะหรือเป็นเรื่องย่อยๆ สั้นๆ รวมทั้งสามารถนำมาใช้ร่วมกันและนำกลับมาใช้ใหม่ได้ ส่งผลให้การออกแบบและพัฒนา สื่อการเรียนรู้ตามแนวคิด นี้เป็นเรื่องที่ค่อนข้างง่ายและใช้เวลาไม่นาน รวมทั้งได้สื่อการเรียนรู้ที่ผลิตขึ้นมาเพื่อรองรับการจัดการเรียนการสอน ในเรื่องใดเรื่องหนึ่ง ที่สำคัญ โดยเฉพาะ ที่มีนำเสนอเฉพาะแก่นของ เนื้อหาสาระ เรื่องย่อยๆ เท่านั้น จึงอาจกล่าวได้ว่าการพัฒนาสื่ออิเล็กทรอนิกส์ในรูปแบบของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เป็นจุดเปลี่ยนที่สำคัญของแนวทางการสร้างสื่อเพื่อการเรียนรู้ จากเดิมที่ต้องใช้เวลา ในการ ออกแบบและ พัฒนาค่อนข้างยาวนาน จนบางครั้ง ส่งผลกระทบให้ ผู้ที่สร้างหรือคิดจะสร้างต้องเลิกสัม โครงการ หรือการดำเนินงานได้ งานวิจัยนี้ได้ศึกษาแนวคิดที่เกี่ยวข้องกับ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เพื่อนำไปประยุกต์ใช้งานในรูปแบบของการพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล ดังต่อไปนี้

2.1.1 ความหมายของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

กิดานันท์มลิทอง (2548) ให้คำจำกัดความ ว่า เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เป็นหน่วยการสอนขนาดเล็กที่ใช้ในระบบอีเลิร์นนิ่งที่มีเนื้อหาเป็นอิสระภายในตัวเอง โดยเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์แต่ละหน่วยจะมีส่วนประกอบของไฟล์ดิจิทัลรูปแบบต่าง ๆ รวมกันอยู่ในหน่วยนั้น ผู้ใช้สามารถนำแต่ละหน่วยดังกล่าวมาใช้ร่วมกัน เพื่อ สร้างเป็น บทเรียนเรื่องใดเรื่องหนึ่ง หรือใช้ซ้ำในเรื่องอื่น ๆ ได้อีกอย่างไม่มีขอบเขตจำกัด

อนุชัย ธีระเรืองไชยศรี (2549) ให้คำนิยามว่า ความเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ คือ สื่อดิจิทัลที่ได้รับการออกแบบมาเพื่อใช้สนับสนุนการเรียนรู้และสามารถนำมาใช้ใหม่ หรือใช้ซ้ำได้ซึ่งจากนิยามดังกล่าวทำให้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์มีลักษณะสำคัญ 3 ประการ คือ (1) เป็นสื่อดิจิทัล (2) ใช้สนับสนุนการเรียนรู้ ที่ครอบคลุมถึงการใช้ในการการศึกษาและการฝึกอบรมและ (3) นำมาใช้ใหม่หรือใช้ซ้ำได้

จิตพิชญ์ สงขลา (2550)อธิบายเกี่ยวกับ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในระบบการเรียนอิเล็กทรอนิกส์ ว่า หมายถึง เนื้อหาสาระของความรู้หรือบทเรียน ในรูปของสื่ออิเล็กทรอนิกส์ ข้อความ ภาพหรือเสียงที่มีขนาดพอเหมาะ สร้างตามมาตรฐานสากลและนำเสนอเผยแพร่ออนไลน์

ศยามน อินสะอาด(2553) กล่าวถึงเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ว่าเป็นสื่อการสอนดิจิทัลหรือหน่วยการสอนขนาดเล็กต่าง ๆ ที่สามารถนำกลับมาใช้ใหม่โดยการจัดเรียงลำดับเนื้อหาใหม่ เกิดเป็นบทเรียนขึ้นใหม่ โดยมีองค์ประกอบสำคัญ เช่น วัตถุประสงค์การเรียนรู้ หน่วยการเรียนรู้ และแบบทดสอบ

นอกจากนี้ ฌโนมพรเลาหจรัสแสง (2550) ได้สรุปคานิยามของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามแนวคิดของนักวิชาการต่าง ๆ ออกเป็น 2 กลุ่มคือ

- กลุ่มที่หนึ่ง เป็นการนิยามเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ไว้อย่างกว้าง ๆ ว่าเป็นสื่ออิเล็กทรอนิกส์ใด ๆ ที่มีวัตถุประสงค์เพื่อการศึกษา โดยอาจจะอยู่ในรูปของไฟล์เอกสาร ไฟล์เสียง ไฟล์ภาพ รวมทั้งบทเรียนอิเล็กทรอนิกส์ ที่ใช้การนำเสนอข้อมูล สารสนเทศ ความรู้ และแนวคิดต่าง ๆ ซึ่งเป็นกลุ่มของการให้นิยามที่มักมุ่งเน้นในเรื่องของความสามารถของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในการนำกลับมาใช้ใหม่ (Reusability) การใช้ร่วมกัน (Sharability)และการทำงานร่วมกัน (Interoperability) โดยจะเกี่ยวข้องกับมาตรฐาน (Standard) และเมทาดาทา (Matadata) ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ รวมถึงการสร้างคลังของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์(Learning Object Repository)

- กลุ่มที่สอง เป็นการนิยามเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในมุมมองทางด้านการศึกษา (Pedagogical View) ซึ่งจำกัดขอบเขตการนิยามเฉพาะในลักษณะของหน่วยการเรียนการสอนในรูปแบบดิจิทัล ที่มีความสมบูรณ์แบบในตนเอง ประกอบด้วยวัตถุประสงค์ เนื้อหาที่นำเสนอแนวคิดเรื่องใดเรื่องหนึ่ง หรือหลายเรื่องก็ได้ แต่จะต้องมีการออกแบบให้มีการบูรณาการแนวคิดนั้น ๆ ให้เป็นเรื่องเดียวกัน ซึ่งจะมีแบบฝึกหัดเชิงโต้ตอบและ /หรือแบบทดสอบเพื่อประเมินผลการเรียนรู้ของผู้เรียนและควรจะมีขนาดกะทัดรัดซึ่งหมายถึงผู้เรียนสามารถใช้เวลาประมาณ 10-12 นาทีในการเรียนรู้เนื้อหาในเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์แต่ละตัว

จากนิยามและความหมายของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ดังกล่าวข้างต้น ผู้วิจัยได้ประมวลแนวคิดและสรุปนิยามคำว่า เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ สำหรับงานวิจัย นี้ได้ว่าเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Learning Objects: LOs) หมายถึง เนื้อหาสาระของความรู้เรื่องใดเรื่องหนึ่งสำหรับการเรียนรู้ที่มีการรวมทรัพยากรดิจิทัลในรูปแบบต่าง ๆ เช่น รูปภาพ ข้อความ ภาพเคลื่อนไหวและเสียง เป็นต้น เข้าด้วยกัน ซึ่งได้รับการออกแบบให้ มีองค์ประกอบสำคัญ สำหรับการเรียนรู้ เช่น วัตถุประสงค์ เนื้อหาสาระของความรู้หรือบทเรียน แบบทดสอบและการจัดสภาพแวดล้อมในการเรียนรู้ ทั้งนี้ จะต้องมี ข้อมูลที่สามารถบ่งชี้ให้เห็นถึงลักษณะประจำของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์แต่ละตัวว่ามีลักษณะประจำใดบ้างที่คล้ายกันบางส่วนหรือคล้ายกันทั้งหมด กับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์อื่น ๆ โดย เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ และองค์ประกอบต่าง ๆ ในเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์สามารถนำกลับมาใช้ใหม่หรือใช้ซ้ำได้

2.1.2 คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

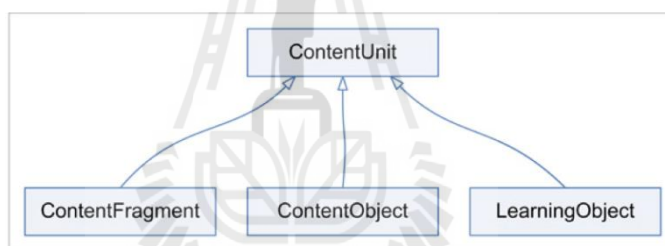
การให้คำจำกัดความของคำว่า คุณลักษณะเฉพาะของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Learning Objects Characteristics) นั้น มีความแตกต่างกันไปขึ้นอยู่กับมุมมองและวัตถุประสงค์ของการนำไปใช้งาน งานวิจัยนี้ได้ศึกษาแนวคิดและการให้นิยามต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องดังนี้

แนวคิดเกี่ยวกับ คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ในทัศนะของ นักวิชาการ ด้านการศึกษา (Gibbons, Nelson and Richard, 2000; ถนอมพรเลาหจรัสแสง, 2550) ได้กล่าวถึง เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ว่าจะต้องมีคุณลักษณะเฉพาะที่เกี่ยวข้องในลักษณะที่เอื้อให้เกิดการเรียนรู้ได้แก่

- 1) เป็นสื่อดิจิทัลที่สามารถบันทึกและเก็บข้อมูลลงฐานข้อมูล มีมาตรฐานรองรับในการจัดเก็บ และสามารถตรวจสอบได้
- 2) สามารถนำกลับมาใช้ใหม่ (Reusability) เป็นคุณลักษณะที่ครอบคลุมทั้งในส่วนของความสามารถในการเลือกนำอ็อบเจกต์ย่อย ๆ ที่เป็นส่วนประกอบของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ใด ๆ กลับมาใช้ เช่น เสียงบรรยาย ภาพนิ่งประกอบเนื้อหา หรือภาพเคลื่อนไหว เป็นต้นและรวมถึงความสามารถในการนำทรัพยากรวัตถุดิบที่ใช้ในการสร้างเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์กลับมาใช้ เช่น เทมเพลต ปุ่ม
- 3) สามารถใช้ร่วมกัน (Sharability) เป็นคุณลักษณะที่บ่งบอกถึงความสามารถในการนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ไปใช้งาน ถึงแม้ว่าเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์นั้นจะอยู่บนระบบบริหารจัดการการเรียนรู้ (Learning Object Management System: LMS) หรือระบบบริหารจัดการเนื้อหา (Learning Content Management System: LCMS) ที่แตกต่างกัน ก็สามารถเข้าใช้งานเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์นั้น ๆ ได้
- 4) สามารถทำงานร่วมกัน (Interoperability) เป็นคุณลักษณะที่บ่งบอกถึงความสามารถในการเข้าถึงและใช้งานเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ได้เต็มประสิทธิภาพแม้ว่าผู้ใช้จะเลือกใช้เครื่องมือในการเข้าถึงและใช้งานเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่แตกต่างกัน เช่น มือถือหรือคอมพิวเตอร์ส่วนบุคคลหรือพีดีเอ
- 5) ขนาดกะทัดรัด (Bite-Sized/Granularity) เป็นคุณลักษณะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่บ่งบอกเกี่ยวกับเกณฑ์ของเวลาที่ผู้เรียนใช้ในการเรียนรู้เนื้อหาจากเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ใด ๆ โดยไม่ควรเกิน 10-12 นาที ซึ่งจะทำได้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์มีขนาดกะทัดรัด
- 6) ความสมบูรณ์ในตนเอง (Self-Contained) เป็นคุณลักษณะที่บ่งบอกว่าเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์นั้นจะต้องมีความสมบูรณ์ในตัวเองเพื่อการเรียนรู้ ซึ่งประกอบด้วย วัตถุประสงค์ เนื้อหา แบบฝึกหัด และ /หรือ แบบทดสอบ ทั้งนี้ อาจเป็นในลักษณะของการออกแบบกลยุทธ์การเรียนแบบบอกตรง (Expository Instruction) หรือแบบอ้อม ๆ (Inductive Instruction) ก็ได้
- 7) เอื้อให้เกิดการเรียนรู้ที่มีความหมาย (Conducive to Learning) เป็นคุณลักษณะที่ส่งเสริมให้เกิดการเรียนรู้ในลักษณะที่สามารถนำไปเชื่อมโยงกับประสบการณ์จริงของผู้เรียนได้

เป็นการนำเสนอเนื้อหาสาระที่มีการออกแบบให้สิ่งแวดล้อมมีความเสมือนจริงและเอื้อต่อการเรียนรู้ เช่น การจำลอง (Simulation) เกม การค้นพบหรือการสำรวจ เป็นต้น

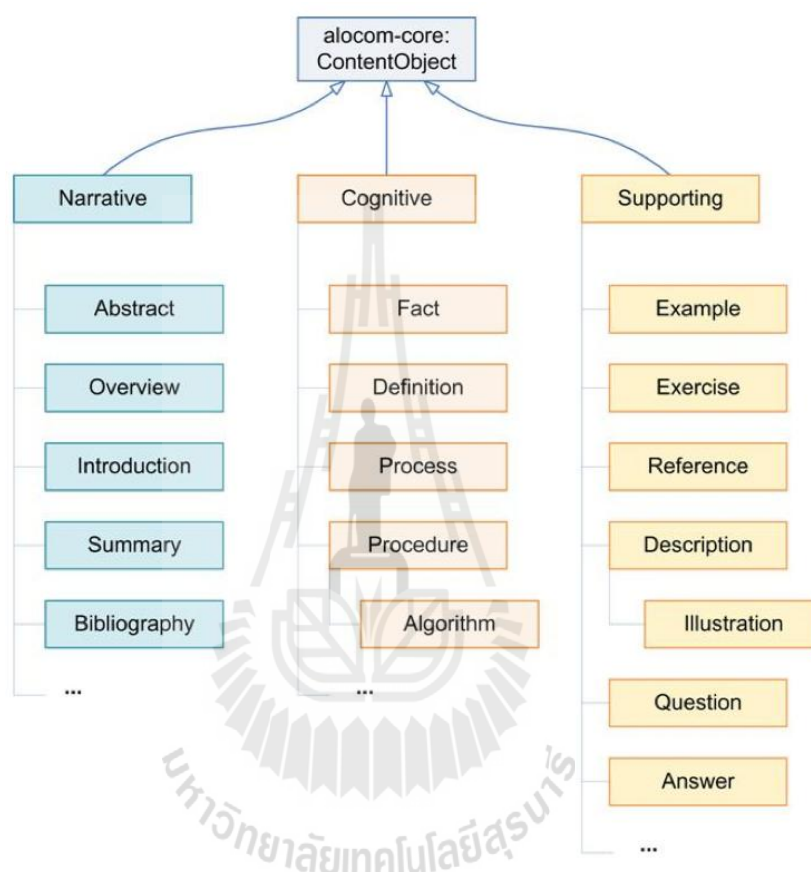
นอกจากแนวคิดดังกล่าวข้างต้น ได้มีการให้คำนิยามเกี่ยวกับ คุณลักษณะเฉพาะ ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ในรูปแบบของการอธิบายหรือบรรยายลักษณะ โครงสร้างความสัมพันธ์ รวมทั้งการให้ข้อมูลอื่น ๆ ที่เกี่ยวข้องของคุณลักษณะเฉพาะ ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ใด ๆ ในลักษณะของเมทาเดตา (Metadata) และออนโทโลยี (Ontology) ทั้งนี้ การนิยามดังกล่าวจะมีรายละเอียดของ การอธิบายหรือบรรยายลักษณะที่แตกต่างกันไปขึ้นอยู่กับวัตถุประสงค์ในการนำ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ไปใช้งาน ซึ่งการให้บรรยายคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในรูปแบบ เมทาเดตา เพื่อช่วยอำนวยความสะดวกในการสืบค้นข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ได้รับความนิยมในปัจจุบัน เช่นมาตรฐานลอม (IEEE LOM : IEE Learning Object Matadata Standard)(IEEE, www,2002) และดับลินคอร์เมทาเดตา (Dublin Core Metadata) (DCMI, www, 2013) โดยอธิบายรายละเอียดเกี่ยวกับเมทาเดตาในหัวข้อถัดไป



รูปที่ 2.1 คลาสหลักของออนโทโลยี ALOCoM (www, 2010)

ส่วนของการนิยามคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในรูปแบบออนโทโลยี (LearningObject Ontology) เป็นการอธิบายหรือบ่งบอกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ใด ๆ ในรูปแบบโครงสร้างความสัมพันธ์ระหว่างคุณลักษณะต่าง ๆ ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เพื่อให้สามารถรองรับการสืบค้นเชิงความหมายได้ จากการศึกษาพบว่า ออนโทโลยี ALOCoM (Verbert, Jovanović, Duval, Gas ević and Meire, 2006, pp.67-74) เป็นออนโทโลยีที่มีการอธิบายโครงสร้างความสัมพันธ์ระหว่างคุณลักษณะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ไว้อย่างชัดเจน โดยเฉพาะคุณลักษณะที่เกี่ยวข้องกับเนื้อหาของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์นั้น โดยโครงสร้างของออนโทโลยี ALOCoM ประกอบด้วย คลาสหลัก 3 คลาสคือ คลาสการแบ่งเนื้อหา (ContentFragment Class) คลาสอ็อบเจกต์ของเนื้อหา (ContentObject Class) และคลาสนิรันดร์อ็อบเจกต์ (LearningObject Class) (ดังรูปที่ 2.1) ในส่วนของคลาสนิรันดร์อ็อบเจกต์ของเนื้อหาแบ่งชนิด

ของอ็อบเจกต์ของเนื้อหาออกเป็น 3 คลาสย่อยคือ เนื้อหาแบบเรื่องเล่า (Narrative Content Type) เนื้อหาที่เป็นกระบวนการคิด (Cognitive Content Type) และเนื้อหาที่ช่วยสนับสนุน (Supporting Content Type) และภายใต้เนื้อหาแต่ละประเภทยังได้มีการแบ่งกลุ่มย่อยของเนื้อหาลงไปอีก ดังรูปที่ 2.2



รูปที่ 2.2 ชนิดของอ็อบเจกต์ของเนื้อหาตามกรอบแนวคิดของออนโทโลยี ALOCoM(www, 2014)

จะเห็นได้ว่าแนวคิดของการให้คำนิยามต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับ คุณลักษณะเฉพาะของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ดังกล่าวข้างต้น เป็นการนิยามหรือให้ความหมายที่มีความสอดคล้องกับ ความหมายของคำว่าคุณลักษณะเฉพาะตามพจนานุกรมราชบัณฑิตยสถาน ซึ่งหมายถึง เครื่องหมาย หรือสิ่งชี้ให้เห็นความดีหรือลักษณะประจำดังนั้น ผู้วิจัยได้ประมวลแนวคิดและสรุปนิยามของคำ ว่าคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์(Learning Objects Characteristics) โดยใช้ตัวย่อ “LoSC” สำหรับงานวิจัยนี้ได้ว่าหมายถึง ลักษณะเฉพาะตัวของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ใด ๆ ที่สามารถบ่ง บอกหรือชี้ให้เห็น รายละเอียดเกี่ยวกับความสามารถของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ซึ่งหมายถึง บันทึกและ จัดเก็บได้น่ากลับมาใช้ใหม่ได้ ใช้ร่วมกันได้ และทำงานร่วมกันได้ และคุณสมบัติของเลิร์นนิ่ง อ็อบ

เจตต์ซึ่งหมายถึงลักษณะเนื้อหาแบบเรื่องเล่า ลักษณะเนื้อหาที่เป็นกระบวนการคิด ลักษณะเนื้อหาที่ช่วยสนับสนุนตัวอย่างเช่นคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ A ได้แก่ มีความสามารถในการนำกลับมาใช้ใหม่และสามารถทำงานอยู่บนระบบ LMS ที่แตกต่างกันได้โดยมีรูปแบบของไฟล์มัลติมีเดีย (Multimedia) เป็นแบบ วิดิทัศน์ (Video) และ ภาพเคลื่อนไหว (Animation) ส่วนของลักษณะ เนื้อหา (Content) เป็นการนำเสนอในรูปแบบ บทเรียน (Chapter) ที่มีกร สาธิต (Demo)พร้อมตัวอย่าง (Example) และ แบบฝึกหัด (Exercise)เป็นต้น ทั้งนี้ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ใด ๆ อาจจะมีคุณลักษณะเฉพาะที่คล้ายกันบางส่วนหรือ คล้ายกันทั้งหมดก็ได้เช่นคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ B มีความแตกต่างกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ A ในข้างต้นเพียงรายการเดียวคือ ไม่มีการนำเสนอในรูปแบบการสาธิต (Demo)

2.2 ปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

การศึกษาปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ของงานวิจัยนี้ มุ่งเน้นที่การศึกษาแนวคิดที่เกี่ยวข้องกับ พฤติกรรมด้านการเรียนรู้ของผู้เรียนอันเนื่องมาจาก ความแตกต่างระหว่างบุคคล โดยมีเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เป็นสิ่งที่นำไปกระตุ้นให้ผู้เรียนเกิดการรับรู้และตอบสนองซึ่งองค์ประกอบหลักของการเรียนรู้ได้แก่ ตัวบุคคล กระบวนการเรียนรู้ และสถานการณ์ในการเรียนรู้ ซึ่งเป็นสภาพการณ์ต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับบุคคล โดยองค์ประกอบที่สำคัญที่สุดของการเรียนรู้คือ ตัวบุคคล เพราะการเรียนรู้จะไม่สามารถเกิดขึ้นได้ถ้าไม่มีบุคคลหรือบุคคลไม่ยอมรับ โดยปัจจัยด้านความแตกต่างของแต่ละบุคคลที่ส่งผลต่อการเรียนรู้ ได้แก่ ความสนใจ ความถนัด ความสามารถ รูปแบบการเรียนรู้ ช่วงวัยและเพศ (มาลินี จุโฑปะมา , 2554, หน้า 11-12) ดังนั้น เพื่อให้การออกแบบและพัฒนาแบบจำลอง การสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคลของงานวิจัยนี้ สามารถแนะนำ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่เหมาะสมให้กับผู้เรียนที่มีคุณลักษณะรายบุคคลที่แตกต่างกันได้ จึงจำเป็นต้องศึกษาแนวคิดด้านความแตกต่างระหว่างบุคคลที่เกี่ยวข้องพฤติกรรมการเรียนรู้ โดยมีรายละเอียดดังนี้

2.2.1 ความแตกต่างระหว่างบุคคล (Individual Difference)

สุรางค์ไคว้ตระกูล (2545, หน้า 131-152)กล่าวว่า ความแตกต่างระหว่างบุคคล หมายถึงความแตกต่างทางลักษณะและคุณสมบัติต่าง ๆ ระหว่างบุคคลตั้งแต่ 2 คนขึ้นไป ซึ่งสามารถสรุปความแตกต่างระหว่างบุคคล ได้ดังนี้

1) ความแตกต่างระหว่างบุคคลทางเชาวน์ปัญญา เป็นการที่ใช้แบบทดสอบเชาวน์ปัญญา สำหรับแบ่งระดับความแตกต่างระหว่างบุคคล ทำให้สามารถระบุได้ว่าบุคคลนั้น ๆ มีเชาวน์ปัญญาอยู่ในระดับใด เช่น อัจฉริยะ ฉลาดมาก เก่ง ปานกลาง หรือปัญญาอ่อน

2) ความแตกต่างระหว่างบุคคลทางความคิดสร้างสรรค์ เป็นผลของความคิดที่แสดงให้เห็นถึงการเชื่อมโยงหรือการรวบรวมของส่วนต่าง ๆ ทำให้เกิดผลที่ไม่มีใครคิดมาก่อนหรือเป็นการคิดทำลายสถิติ ซึ่งอาจใช้แบบทดสอบวัดความคิดสร้างสรรค์หรืออาจวัดได้จากผลงานของผู้เรียนอย่างไรก็ตามความคิดสร้างสรรค์นี้เป็นสิ่งที่ผู้สอน พ่อแม่ของผู้เรียนสามารถช่วยส่งเสริมได้

3) ความแตกต่างระหว่างบุคคลทางรูปแบบการคิด (Cognitive Styles) เป็นส่วนที่มีความสำคัญต่อพฤติกรรมและการแสดงออกของแต่ละบุคคล ทั้งทางด้านสังคมและด้านการเรียนรู้ ซึ่งการที่ผู้สอนทราบว่า ผู้เรียนมีความแตกต่างระหว่างบุคคลเกี่ยวกับรูปแบบการคิดก็จะสามารถช่วยให้มีความเข้าใจผู้เรียนได้ดีขึ้น และหาวิธีสอนที่เหมาะสมกับผู้เรียนที่มีรูปแบบการคิดแตกต่างกัน

4) ความแตกต่างระหว่างบุคคลเกี่ยวกับรูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles) ในการเรียนรู้สิ่งต่าง ๆ ของแต่ละบุคคลจะมีรูปแบบการเรียนรู้ที่แตกต่างกัน เช่นผู้เรียนบางคนอาจจะเรียนรู้ได้ดีด้วยการใช้สายตาหรือการสังเกต บางคนอาจจะเรียนรู้ได้ดีด้วยการฟัง หรือบางคนอาจจะเรียนรู้ได้ดีถ้ามีการกำหนดเวลาที่แน่นอน ดังนั้น การเข้าใจถึงรูปแบบการเรียนรู้ของแต่ละบุคคลจะทำให้สามารถออกแบบกระบวนการเรียนรู้ได้เหมาะสมกับผู้เรียน

5) ความแตกต่างระหว่างเพศ เป็นความแตกต่างของสรีระวิทยาและลักษณะทางกายที่ส่งผลให้ความสามารถหรือพฤติกรรมบางอย่างระหว่างผู้ชายและผู้หญิงมีความแตกต่างกัน เช่น ความสามารถทางการจำรูปทรงสิ่งของต่างๆ ความสามารถทางคณิตศาสตร์และพฤติกรรมก้าวร้าว นอกจากนี้ ความแตกต่างระหว่างเพศยังขึ้นอยู่กับสังคมและวัฒนธรรมด้วย

นอกจากนี้ มาลินิจูโทปะมา (2554, หน้า 45-49, 63) ได้อธิบายความหมายของความ

แตกต่างระหว่างบุคคลเพิ่มเติมว่า หมายถึง ความไม่เหมือนกันของคนเราทั้งในด้านรูปร่าง หน้าตา ขนาดอัตราการตอบสนองต่อสิ่งต่าง ๆ ตลอดจนด้านอื่น ๆ ของพฤติกรรมทั้งด้านร่างกาย ด้านอารมณ์ ด้านสังคมและด้านสติปัญญา ทั้งนี้ปัจจัยที่ทำให้บุคคลมีความแตกต่างกัน คือ พันธุกรรมและสิ่งแวดล้อม ซึ่งพันธุกรรม (Heredity) เป็นลักษณะประจำตัวที่ไม่อาจเปลี่ยนแปลงได้ เช่น เพศ อายุ รูปร่างลักษณะทางกาย และลักษณะทางปัญญา เป็นต้น ส่วนสิ่งแวดล้อม (Environment) หมายถึง สภาพภายนอกที่ล้อมรอบตัวบุคคลและมีอิทธิพลกับบุคคลนับตั้งแต่เริ่มปฏิสนธิและเจริญเติบโตในแต่ละช่วงวัยต่าง ๆ ซึ่งเป็นสิ่งที่สามารถเปลี่ยนแปลงได้

สำหรับความแตกต่างระหว่างบุคคลด้านการเรียนรู้ อารี พันธุ์มณี (2534, หน้า 34)

ได้กล่าวไว้ว่า ความแตกต่างระหว่างบุคคลในการเรียนรู้ หมายถึง ความแตกต่างของแต่ละบุคคลหรือลักษณะเฉพาะตนในเรื่องการเรียนรู้หรือการสร้างพฤติกรรมใหม่ ซึ่งเกี่ยวข้องกับ

ความสามารถทางด้านสติปัญญา ความคิด ความจำ การแก้ปัญหาตลอดจนการปรับตัวให้เข้ากับสิ่งแวดล้อมอย่างเหมาะสม

จากนิยามดังกล่าวข้างต้น จะเห็นได้ว่า ความแตกต่างระหว่างบุคคลเป็นปัจจัยที่มีความเกี่ยวข้องกับความสุขหรือการเลือกเรียนนึ่งออบเจกต์ของแต่ละบุคคล ดังนั้น การออกแบบและพัฒนาแบบจำลอง การสืบค้นเลือกรนึ่งออบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคลของงานวิจัยนี้ จึงกำหนดให้ความแตกต่างระหว่างบุคคลเป็นเกณฑ์ในการจำแนกข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล โดยกำหนดความหมายของคำว่า ความแตกต่างระหว่างบุคคล หมายถึง ความแตกต่างทางลักษณะและคุณสมบัติต่าง ๆ ของแต่ละ บุคคล ที่ส่งผลต่อพฤติกรรมและ ความสามารถในการเรียนรู้ของแต่ละบุคคล ด้วยการเรียนรู้ผ่านสื่ออิเล็กทรอนิกส์ในรูปแบบของเลือกรนึ่งออบเจกต์ เช่น เพศ อายุ ระดับชั้น รูปแบบการเรียนรู้ และลักษณะความสุข

2.2.2 รูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles)

ความจำเป็นที่จะต้องศึกษาเกี่ยวกับพฤติกรรมกรรมการเรียนรู้ของผู้เรียน นอกเหนือจากการศึกษาและทำความเข้าใจเกี่ยวกับความแตกต่างระหว่างบุคคลแล้ว ยังพบว่ารูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียนเป็นความแตกต่างระหว่างบุคคลที่มีความสำคัญและเกี่ยวข้องกับการจัดการเรียนการสอนควบคู่กับรูปแบบการคิด (Cognitive Style) และความสามารถทางการเรียน (มาลินีจุ โทปะมา, 2554, หน้า 63) คำว่า รูปแบบการเรียนรู้ มาจากคำภาษาอังกฤษว่า “Learning Styles” เป็นแนวคิดและทฤษฎีทางจิตวิทยาการศึกษาที่ถูกนำมาใช้และศึกษาวิจัยอย่างแพร่หลายและต่อเนื่องมาเป็นเวลากว่า 20 ปี แนวคิดเกี่ยวกับรูปแบบการเรียนรู้ถูกนำไปใช้ในการพัฒนากระบวนการจัดการเรียนรู้และถ่ายทอดความรู้ในรูปแบบที่หลากหลาย เพื่อกระตุ้นและส่งเสริมให้ ผู้เรียนสามารถ ที่จะเรียนรู้และพัฒนาตนเองได้เต็มศักยภาพ ถ้าหากผู้จัดการศึกษามีความรู้ความเข้าใจเกี่ยวกับ รูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียน จะช่วยให้สามารถวางแผนและจัดเตรียม กระบวนการจัดการ เรียนรู้ได้ อย่างเหมาะสมกับผู้เรียน ดังนั้น ผู้วิจัยจึงได้ศึกษาแนวคิดและการจัดประเภทของรูปแบบการเรียนรู้ เพื่อวิเคราะห์รูปแบบการเรียนรู้ที่เหมาะสมสำหรับการกำหนดเป็นปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกเลือกรนึ่งออบเจกต์ ดังต่อไปนี้

2.2.2.1 ความหมายของรูปแบบการเรียนรู้

โคลบ (Kolb, 1984)กล่าวถึงรูปแบบการเรียนรู้ว่า เป็นวิธีการหรือช่องทางที่บุคคลรับรู้แล้วจัดการสิ่งที่ได้รับรู้นั้น ซึ่งเป็นผลมาจากลักษณะนิสัยทางพันธุกรรม ประสบการณ์เดิม และสิ่งแวดล้อมในปัจจุบัน สิ่งเหล่านี้ทำให้เกิดความแตกต่างระหว่างบุคคล

ดวงกมล ไตรวิจิตรคุณ (2546) ได้สรุปความหมายของรูปแบบการเรียนรู้ไว้ 3 ลักษณะ คือ (1) วิธีการเรียนรู้ หรือยุทธวิธีการเรียนรู้ของผู้เรียน (2) ลักษณะการรับและคงไว้ซึ่งสิ่งที่เรียน และ (3) การมีปฏิสัมพันธ์และตอบสนองต่อสภาพแวดล้อมทางการเรียนรู้

คันน์และคันน์ (Dunn andDunn, 1993, p. 44) ให้ความหมายของรูปแบบการเรียนรู้ว่า เป็นสิ่งเร้าที่มีผลต่อความสามารถของคนแต่ละคนในการรับและเก็บสะสมข้อมูล ค่านิยมข้อเท็จจริงหรือมโนคติต่างๆ

สำนักงานส่งเสริมการศึกษานอกระบบและการศึกษาตามอัธยาศัย (2551) กล่าวว่า รูปแบบการเรียนรู้ เป็นวิธีการคิดและการเรียนรู้ซึ่งมีลักษณะเฉพาะของแต่ละบุคคล เกิดจากการบูรณาการลักษณะทางกายภาพ อารมณ์และความรู้สึกนึกคิด ปรากฏให้เห็นว่าแต่ละคนมีวิธีการเรียนรู้ที่ดีที่สุดเป็นอย่างไร ซึ่งรูปแบบการเรียนรู้เป็นพฤติกรรมที่สามารถปรับเปลี่ยนได้

ดังนั้น จึงสรุปได้ว่า รูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles) โดยใช้ตัวย่อ “LS” สำหรับงานวิจัย นี้หมายถึง ข้อมูลที่บ่งบอกถึงวิธีการเรียนรู้หรือลักษณะการเรียนรู้ของแต่ละรายบุคคล ซึ่งเป็นข้อมูลที่มีความเฉพาะเจาะจงหรือแตกต่างกันตามลักษณะบุคลิกภาพของผู้ใช้หรือผู้เรียน โดยสามารถปรับเปลี่ยนได้เมื่อสู่นบริบทของการเรียนรู้ที่แตกต่างกัน

2.2.2.2 ประเภทของรูปแบบการเรียนรู้

การศึกษานี้จะขอนำเสนอ รูปแบบการเรียนรู้ 3 รูปแบบ ซึ่งเป็นแนวคิดของรูปแบบการเรียนรู้ที่เป็นที่รู้จักกันโดยทั่วไป ได้แก่

1) รูปแบบการเรียนรู้ตามแนวคิดของโคลบ์(Koib,1984) แนวคิดนี้ได้จำแนกผู้เรียนออกเป็น 4แบบโดยยึดหลักทฤษฎีการเรียนรู้เชิงประสบการณ์ (TheTheoryof Experimental Learning)ดังนี้

1.1) แบบคิดอเนกมัย (Divergent) เป็นรูปแบบการเรียนรู้ที่เน้นการใช้ประสบการณ์ ความรู้สึก การทำความเข้าใจกับประสบการณ์ที่ตนได้รับ ผู้เรียนแบบนี้มีความสามารถในการรับรู้และสร้างจินตนาการต่าง ๆ ขึ้นเอง สามารถไตร่ตรองจนมองเห็นภาพรวมจะ ทำงานได้ดีในสถานการณ์ที่ต้องการความคิดหลากหลายจะให้ความสนใจต่อบุคคล วัฒนธรรมต่าง ๆ

1.2) แบบดูดซึม (Assimilation)เป็นรูปแบบการเรียนรู้ที่เน้นการใช้ไตร่ตรองทำความเข้าใจในประสบการณ์ที่ตนได้รับและการใช้เหตุผลความคิดเป็นผู้ที่มีความสามารถในการสรุปหลักการ สนใจในทฤษฎีไปประยุกต์ใช้

1.3) แบบคิดเอกมัย (Convergent)เป็นรูปแบบการเรียนรู้ที่เน้นการใช้เหตุผล ความคิด และนำความคิด ไปทดลองปฏิบัติ เป็นผู้ที่มีความสามารถในการนำแนวคิดที่เป็น

นามธรรมไปใช้ปฏิบัติ สามารถสรุปหาวิธีการที่ดีที่สุดที่จะนำไปใช้ในการแก้ปัญหาต่าง ๆ ได้ เป็นผู้ที่ใช้เหตุผล ชอบทำงานกับวัตถุมากกว่าบุคคลมักมีความสนใจเฉพาะเจาะจงในสิ่งใดสิ่งหนึ่ง

1.4) แบบปรับปรุง (Accommodation) เป็นรูปแบบการเรียนรู้ที่เน้นการนำความคิดไปทดลองปฏิบัติและการแสวงหาประสบการณ์ ผู้เรียนแบบนี้เป็นผู้ที่ชอบการปฏิบัติทดลอง มักทำงานได้ดีในสถานการณ์ที่ต้องใช้การปรับตัว มีแนวโน้มที่จะแก้ปัญหาด้วยวิธีการที่คนทดลอง มักทำงานได้ดีในสถานการณ์ที่ต้องใช้การปรับตัว มีแนวโน้มที่จะแก้ปัญหาด้วยวิธีการที่ตนคิดขึ้นเอง ชอบลองผิดลองถูก ชอบทำงานกับคนอื่น

2) รูปแบบการเรียนรู้ตามแนวคิดของคัมน์ (Dunn, 1982) ได้แบ่งรูปแบบการเรียนรู้ออกเป็น 5 แบบ คือ

2.1) นักเรียนที่เรียนรู้ด้วยการฟัง นักเรียนแบบนี้จะรับรู้ข้อมูลได้ดีด้วยการฟังและมักใช้การพูดโต้ตอบมากกว่าการอ่าน ชอบฟังการบรรยาย ชอบฟังเพลงและฟังเสียงที่มีระดับและท่วงทำนองต่าง ๆ ได้ดี ชอบการอภิปราย พูดคุยกับเพื่อนนักเรียน

2.2) นักเรียนที่เรียนรู้ด้วยการรับรู้อย่างสายตา นักเรียนแบบนี้จะรับรู้ข้อมูลได้ดีด้วยการมองดูและการอ่าน จึงชอบดูแผนภูมิ แผนภาพ ออกแบบกราฟฟิกจึงเป็นเครื่องมือสำคัญ นักเรียนกลุ่มนี้ยังเรียนรู้ได้ดีจากสี เพราะสีมีความหมายต่อพวกเขาเหล่านั้น

2.3) นักเรียนที่เรียนรู้ด้วยการสัมผัส นักเรียนแบบนี้จะรับรู้ข้อมูลได้ดีด้วยการสัมผัสและต้อง เช่น การเขียน การวาดภาพ การมีส่วนร่วมในประสบการณ์ตรง หรือประสบการณ์รูปธรรม

2.4) นักเรียนที่เรียนรู้ด้วยการเคลื่อนไหว นักเรียนแบบนี้จะรับรู้ ข้อมูลได้ดีด้วยการลงมือทำและด้วยการเคลื่อนไหวที่ไปมา นักเรียนจึงชอบกิจกรรมที่มีความหมายและสัมพันธ์กับชีวิตจริง

2.5) นักเรียนที่เรียนรู้ด้วยการสัมผัสและเคลื่อนไหว นักเรียนแบบนี้ต้องการมีส่วนร่วมในกิจกรรม ชอบกิจกรรมบทบาทสมมติและสถานการณ์จำลอง ชอบเดินไปมาในห้องอย่างอิสระ

3) รูปแบบการเรียนรู้ตามแนวคิดกราชและไรซ์แมน (Grasha and Reichmann, 1975) ได้แบ่งรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียนตามลักษณะบุคลิกภาพของผู้เรียน ออกเป็น 6 แบบ คือ

3.1) แบบอิสระ (Independent Style) ลักษณะของผู้เรียนแบบนี้ เป็นคนที่ชอบคิดและทำสิ่งต่าง ๆ ด้วยตนเอง แต่จะรับฟังความคิดเห็นของคนอื่น ๆ ในชั้นเรียน ผู้เรียนพวกนี้จะตั้งใจเรียนเนื้อหาที่ตนเองรู้สึกที่สำคัญ และมั่นใจ ในความสามารถในการเรียนรู้ของตนเองเป็นอย่างมาก

3.2) แบบพึ่งพา (Dependent Style) ลักษณะผู้เรียนแบบนี้ เป็นคนที่มีความอยากรู้อยากเห็นทางวิชาการน้อย จะเรียนรู้เฉพาะเรื่องที่ถูกกำหนดไว้ให้เรียน ผู้เรียนแบบนี้จะมองผู้สอนและเพื่อนร่วมชั้นเป็นแหล่งของ โครงสร้างความรู้และเป็นแหล่งสนับสนุนทางวิชาการ (Sources of Structure and Support) และจะเห็นผู้สอนเป็นที่พึ่งในเรื่องแนวทางการศึกษา และต้องการให้ผู้สอนบอกว่าควรจะทำอะไร

3.3) แบบร่วมมือ (Collaborative Style) ลักษณะของผู้เรียนแบบนี้ เป็นคนที่มีความรู้สึกว่าเขาจะสามารถเรียนรู้ได้ดีด้วยการแสดงความคิดเห็นและร่วมกันใช้ความสามารถที่ทุกคนมีอยู่ ผู้เรียนพวกนี้จะพยายามร่วมมือกับผู้สอนและเพื่อนในกิจกรรมการเรียนการสอน ชอบที่จะทำงานร่วมกับผู้อื่น โดยมีความเห็นว่าห้องเรียนเป็นที่ที่เหมาะสมสำหรับการปฏิสัมพันธ์ทางสังคม (Social Interaction) และเรียนรู้เนื้อหาวิชา

3.4) แบบหลีกเลี่ยง (Avoidant Style) ลักษณะของผู้เรียนแบบนี้ เป็นคนที่ไม่สนใจในเนื้อหาวิชาที่เรียนในห้องเรียน ไม่ชอบที่จะมีส่วนร่วมในกิจกรรมการเรียนการสอนร่วมกับเพื่อนและผู้สอน ไม่สนใจในสิ่งที่เกิดขึ้นในห้องเรียนมีความคิดว่าการเรียนในชั้นเป็นสิ่งที่ไม่น่าสนใจ

3.5) แบบแข่งขัน (Competitive Style) ลักษณะผู้เรียนแบบนี้ เป็นคนที่เรียนรู้ด้วยการพยายามทำในสิ่งต่าง ๆ ให้ดีกว่าคนอื่นในห้องเรียนมีความรู้สึกว่าจะต้องแข่งขันกับเพื่อน ๆ ในห้องเรียนเพื่อที่จะได้รับรางวัล เช่น คะแนนที่ดีกว่าหรือได้รับคำชมเชยจากผู้สอนและคิดว่า การเรียนในห้องเรียนจะต้องมีการแพ้หรือชนะ และเขาจะต้องเป็นผู้ชนะเสมอ

3.6) แบบมีส่วนร่วม (Participant Style) ลักษณะผู้เรียนแบบนี้ เป็นคนที่ต้องการเรียนรู้เนื้อหาวิชาและชอบที่จะเข้าเรียนในห้องเรียน

ผลที่ได้จากงานวิจัยด้านรูปแบบการเรียนรู้และรูปแบบการคิดของผู้เรียน แสดงให้เห็นว่าการเลือกใช้ วิธีการสอน วัสดุ หรือสื่อการสอนและ การจัดสภาพแวดล้อมของการเรียนรู้ มีความสอดคล้องกับรูปแบบการคิด และรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียน และมีผลต่อความสำเร็จทางการเรียนของผู้เรียน (Kolb, 1991; Jonassen and Grabowski, 1993; Caldwell and Ginthier, 1996; Dunn, et al., 1995; Cassidy, 2004) นอกจากนี้ ผลการวิจัยของดาร์กและเจเซอร์ (Dağ and Geçer, 2009) ที่ศึกษาความสัมพันธ์ระหว่าง พฤติกรรม การเรียนรู้กับรูปแบบการเรียนรู้ ซึ่งพบว่าผลสัมฤทธิ์ทางการเรียนที่เพิ่มขึ้น ไม่ได้ขึ้นอยู่กับรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียนเพียงอย่างเดียว แต่ผลสัมฤทธิ์ทางการเรียนของผู้เรียนยังขึ้นอยู่กับ การสร้างแรงจูงใจให้กับผู้เรียน รวมถึงกลยุทธ์ และวิธีการสอนของผู้สอน ด้วย ดังนั้น งานวิจัยนี้จึง กำหนดให้รูปแบบการเรียนรู้ ซึ่ง เป็นส่วนหนึ่ง ความแตกต่างระหว่างบุคคล ให้เป็นเกณฑ์ในการจำแนกข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล

จากการศึกษางานวิจัยต่าง ๆ ที่มีการนำแนวคิดการจำแนก รูปแบบการเรียนรู้ ของ ผู้เรียนด้วย หลักทฤษฎี ต่าง ๆ พบว่า รูปแบบการเรียนรู้ตามแนวคิดของ กราชาและไรซ์แมน (Grasha and Reichmann, 1975) เป็นรูปแบบการเรียนรู้ที่ได้รับความนิยมนำไปประยุกต์ใช้เพื่อจัด กลุ่มผู้เรียนระดับมัธยมศึกษา (Maneenil et al., 2010; Thonthai, 2009) เป็นการแบ่งรูปแบบการ เรียนรู้ของผู้เรียน ตามลักษณะบุคลิกภาพ ซึ่งมีความเหมาะสมกับกลุ่มประชากรของงานวิจัยนี้ ที่ เป็นผู้เรียนในระดับ มัธยมศึกษา ที่มีความต้องการสืบค้น เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ต่าง ๆ เพื่อการเรียนรู้ ด้วยตนเองและใช้เป็นส่วนเสริมสำหรับการเรียนรู้ในชั้นเรียน ดังนั้น ข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้ที่เป็น ส่วนหนึ่งข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลสำหรับออกแบบและพัฒนาแบบจำลองในงานวิจัยนี้ จึง เลือกรูปแบบการเรียนรู้ตามแนวคิดของ กราชาและไรซ์แมน ที่มีการจัดกลุ่มผู้เรียนออกเป็น 6 รูปแบบได้แก่ แบบอิสระ แบบพึ่งพา แบบร่วมมือ แบบหลีกเลี่ยง แบบแข่งขัน และแบบมีส่วนร่วม

2.3 กระบวนการจัดการเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

ในหัวข้อนี้จะกล่าวถึงแนวคิดและทฤษฎีที่เกี่ยวข้องกับกระบวนการจัดการเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ โดยมุ่งเน้นการศึกษาแนวคิดที่นำมาใช้เพื่อการรวบรวม จัดเก็บ จำแนกและจัดระบบเพื่อให้สามารถ สืบค้นและเข้าถึงข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ได้ง่าย โดยแบ่งการศึกษากระบวนการจัดการเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ออกเป็น 2 ส่วน คือ ส่วนของเมทาดาทาสำหรับบรรยายเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์และคลังคำศัพท์ สำหรับการสร้างตัวแทนและการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

2.3.1 เมทาดาทาสำหรับการบรรยายเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

2.3.1.1 ความหมายของเมทาดาทา

คำว่า เมทาดาทา (Metadata) เป็นคำศัพท์ที่ถูกบัญญัติขึ้นมา เมื่อราวปลาย ศตวรรษที่ 1980 โดยคำว่า “ Meta” มาจากภาษากรีกในความหมายว่า “about” หรือ “เกี่ยวกับ ” ดังนั้น เมทาดาทาจึงมักหมายถึง ข้อมูลเกี่ยวกับข้อมูลอีกชุดหนึ่ง (Data about Data) หรือสารสนเทศ เกี่ยวกับสารสนเทศอีกชุดหนึ่ง (Information about Information) ซึ่งในปี ค.ศ. 2004 National Information Standard Organization (NISO) ได้อธิบายความหมายของเมทาดาทาว่า หมายถึง ข้อมูล ที่จัดทำขึ้นอย่างมีโครงสร้าง (Structured Information) เพื่อใช้บรรยายลักษณะ บอกตำแหน่ง หรือให้ ข้อมูลอื่น ๆ เกี่ยวกับเอกสารหนึ่ง เพื่อให้การสืบค้นสารสนเทศนำสารสนเทศไปใช้ และจัดการ สารสนเทศทำได้ง่ายขึ้น (นิสาชล จานงศรี, 2554, หน้า 77)

วิศปิตย์ ชัยช่วย (2556, หน้า 39-40) ได้กล่าวว่า ถึงแม้ว่า เมทาดาทาจะ สามารถแปลความหมายตรงตัวได้ว่า เมทาดาทาคือ ข้อมูลเกี่ยวกับข้อมูลอีกชุดหนึ่งก็ตามยังพบว่า มี

การนำคำว่าเมทาดาทาไปใช้ในสาขาวิชาต่าง ๆ ทำให้ได้ความหมายที่เปลี่ยนไปตามมุมมองของแต่ละสาขาวิชา ดังสรุปในตารางที่ 2.1



ตารางที่ 2.1เปรียบเทียบความหมายของคำว่าเมทาตาทาในแต่ละสาขาวิชา

(วิกิพีเดีย ซ้ำช่วย, 2556, 39-40)

สาขาวิชา	ความหมาย
ระบบสารสนเทศ	- ชุดของมาตรฐานทางอุตสาหกรรมหรือกฎเกณฑ์มาตรฐาน ข้อมูลภายในและภายนอก รวมถึงข้อมูลที่จำเป็น เพื่อใช้สำหรับระบุบ่งชี้ (Identification) การเป็นตัวแทน (Representation) ของข้อมูลที่มีอยู่ในระบบสารสนเทศครอบคลุมถึงความสามารถในการทำงานร่วมกันระหว่างระบบ (Interoperability) การจัดการด้านเทคนิค ข้อมูลสมรรถนะ และการใช้ข้อมูลที่อยู่ในระบบสารสนเทศ (Baca andGetty Research Institute, 2008)
เทคโนโลยีสารสนเทศและการสื่อสาร (ICT)	- ข้อมูลเกี่ยวกับข้อมูลหนึ่งซึ่งถูกสร้างหรือกำหนดขึ้นมาเพื่อวัตถุประสงค์ในการช่วยทำหน้าที่บางประการ เช่น ใช้สำหรับให้ข้อมูลที่จำเป็นสำหรับการสืบค้นข้อมูลจากคลังข้อมูลหรือเว็บไซต์ และมีความจำเป็นในการเชื่อมโยงความหมายต่าง ๆ ไปยังตัวสารสนเทศ(Kettunen, Hautala, andKantola, 2009)
คลังข้อมูล (Data warehouse)	- สารสนเทศทุกอย่างที่อยู่ในสภาพแวดล้อมของคลังข้อมูลซึ่งไม่ได้เป็นตัวข้อมูลจริง แต่เป็นข้อมูลบริบทของข้อมูลจริง เช่น ข้อมูล นั้น ๆ ถูกสร้างขึ้นตั้งแต่เมื่อไร ได้มาจากระบบไหนแล้วจะถูกนำไปเก็บไว้ที่ไหน โดยมีใครเป็นเจ้าของ รวมทั้งจะนำไปใช้ได้อย่างไร ทั้งนี้ เมทาตาทาจะเป็นตัวช่วยผู้ใช้ในการค้นหาและเข้าใจข้อมูลต่าง ๆ ที่อยู่ในคลังข้อมูล(Kimball,1998)
บรรณารักษศาสตร์ และ สารสนเทศศาสตร์	- สารสนเทศที่ถูกจัดทำขึ้นอย่างมีโครงสร้าง เพื่อใช้ สำหรับอธิบายเกี่ยวกับทรัพยากรสารสนเทศหนึ่งโดยไม่ มีข้อจำกัด เกี่ยวกับ รูปแบบ ไม่ว่าจะเป็นอิเล็กทรอนิกส์หรือไม่ก็ตาม(Caplan, 2003)

ตารางที่ 2.1เปรียบเทียบความหมายของคำว่าเมทาดาทาในแต่ละสาขาวิชา (ต่อ)

สาขาวิชา	ความหมาย
บรรณารักษ- ศาสตร์ และ สารสนเทศ ศาสตร์ (ต่อ)	- ข้อมูลที่จัดทำขึ้นอย่างมีโครงสร้าง (Structured information) เพื่อใช้บรรยาย ลักษณะ บอกตำแหน่งหรือให้ข้อมูลอื่น ๆ เกี่ยวกับเอกสารหนึ่ง เพื่อให้การ สืบค้นสารสนเทศ การนำสารสนเทศไปใช้ และการจัดการสารสนเทศทำได้ ง่ายและสะดวกมากยิ่งขึ้น

ผู้วิจัยได้ประมวลแนวคิดและสรุปนิยามของคำว่าเมทาดาทาสำหรับงานวิจัยนี้ได้ว่า หมายถึงข้อมูลที่ออกแบบขึ้นมาเพื่อบรรยายเนื้อหา (Content) บริบท (Context) และโครงสร้าง (Structure) ของทรัพยากรสารสนเทศ โดยมีการกำหนดชุดขององค์ประกอบย่อย (Element Set) ที่สามารถรองรับการนำไปใช้งานตามวัตถุประสงค์ของผู้ใช้

2.3.1.2 หน้าที่ของเมทาดาทา

NISO (2004) ได้แบ่งหน้าที่ของเมทาดาทา ออกเป็น 5 ประการ ได้แก่ (1) ช่วยให้ข้อมูลที่สนับสนุนการค้นพบสารสนเทศ ตามเงื่อนไขที่เกี่ยวข้อง (2) ช่วยให้ข้อมูลในการจัดการระบบสารสนเทศอิเล็กทรอนิกส์ (3) ช่วยให้ข้อมูลในการทำงานร่วมกันของระบบ (4) ช่วยให้ข้อมูลในการแสดงเลขหรือรหัสประจำตัวของทรัพยากรสารสนเทศ และ (5) ช่วยให้ข้อมูลเกี่ยวกับการจัดเก็บและสงวนรักษาทรัพยากรสารสนเทศ ที่มีการแสดงข้อมูลเกี่ยวกับลักษณะทางกายภาพและการดำเนินงานต่าง ๆ ทำให้สามารถใช้งานทรัพยากรสารสนเทศนั้น ๆ ได้ในอนาคต
วิศปต์ ชัยช่วย (2556, หน้า 44-45)เสนอผลการวิเคราะห์และสังเคราะห์หน้าที่ของเมทาดาทาและจัดกลุ่มตามวัตถุประสงค์ใหญ่ ๆ ออกเป็น 3 ประการ คือ

(1) หน้าที่ในการอธิบายและการสืบค้นทรัพยากรสารสนเทศ โดยเมทาดาทาจะต้องให้ข้อมูลที่สำคัญ 4 ลักษณะคือ ข้อมูลที่ช่วยในการจำแนกทรัพยากร ข้อมูลที่ช่วยในการค้นพบสารสนเทศที่ต้องการตามเงื่อนไขการสืบค้น ข้อมูลที่ช่วยการจัดกลุ่มทรัพยากรสารสนเทศที่เหมือนกันหรือคล้ายกันได้ด้วยกันได้และข้อมูลที่ช่วยในการเข้าถึงตัวทรัพยากรสารสนเทศที่ต้องการได้

(2) หน้าที่ในการบริหารจัดการทรัพยากรสารสนเทศ โดยเมทาดาทาจะต้องให้ข้อมูลเชิงเทคนิคเกี่ยวกับการจัดสร้างทรัพยากรสารสนเทศข้อมูลเกี่ยวกับการจัดการด้านลิขสิทธิ์ตลอดจนเงื่อนไขการนำไปใช้และการรักษาความปลอดภัยต่าง ๆ

(3) หน้าที่การทำงานร่วมกันระหว่างระบบ เป็นความสามารถของเมทาดาตาที่ทำให้คอมพิวเตอร์ต่างระบบปฏิบัติการสามารถนำข้อมูลไปประมวลผลร่วมกันได้ในความหมายเดียวกัน ซึ่งจะทำให้การสืบค้นสารสนเทศบนเครือข่ายคอมพิวเตอร์สามารถทำงานได้อย่างมีประสิทธิภาพ ดังนั้น หน้าที่ของเมทาดาตาในส่วนนี้จะเกี่ยวข้องและอาศัยมาตรฐานต่าง ๆ ในการอธิบายและแลกเปลี่ยนข้อมูล เช่น Extensible Markup Language (XML) Standard Generalized Markup Language (SGML) เป็นต้น

2.3.1.3 ประเภทของเมทาดาตา

สามารถแบ่งประเภทของเมทาดาตาออกเป็น 3 ประเภทใหญ่ ๆ ตามหน้าที่หลักของเมทาดาตา (Caplan, 2003; NISO, 2004) ได้แก่

1) เมทาดาตาเชิงพรรณนา (Descriptive Metadata) คือเมทาดาตาเพื่อการบรรยายทรัพยากรสารสนเทศ โดยมีวัตถุประสงค์ของการจัดทำขึ้นเพื่อสนับสนุนการสืบค้นและเข้าถึงทรัพยากรสารสนเทศ ในรูปแบบของการอธิบายหรือระบุลักษณะ รวมทั้ง รายละเอียดทางบรรณานุกรมและเนื้อหาของเอกสาร เว็บไซต์ หรือ เอกสารดิจิทัล เช่น ชื่อเรื่อง ชื่อผู้แต่งปีที่พิมพ์ หัวเรื่อง หรือคำสำคัญ ทำให้ผู้ใช้สามารถสืบค้น (Searching) เข้าถึง (Discovery) จำแนกความแตกต่าง (Identification) และเลือก (Selection) ทรัพยากรสารสนเทศต่าง ๆ ตามความต้องการได้

2) เมทาดาตาเชิงโครงสร้าง (Structural Metadata) คือ เมทาดาตาเพื่อแสดงโครงสร้างของทรัพยากรสารสนเทศ เป็นข้อมูลที่ใช้ในการอธิบายประเภท (Type) รุ่น (Version) ลักษณะโครงสร้างของทรัพยากรสารสนเทศ หรือเพื่อแสดงความสัมพันธ์ระหว่างองค์ประกอบต่าง ๆ ของทรัพยากรสารสนเทศ ซึ่งเป็นแสดงและนำสารสนเทศไปสู่ผู้ใช้ ในรูปแบบของการอธิบายลักษณะโครงสร้าง หรือการจัดลำดับความสัมพันธ์ขององค์ประกอบต่าง ๆ ของเอกสารบนเว็บ หรือ เอกสารดิจิทัล เช่น ลักษณะการจัดเรียงลำดับหน้า จำนวนหน้าจำนวนบท/ตอน และการจัดเรียงลำดับ การจัดความสัมพันธ์ของหน้าต่าง ๆ ภายในเว็บไซต์ หรือ การจัดโครงสร้างของเว็บไซต์

3) เมทาดาตาเชิงการบริหาร (Administrative Metadata) คือ เมทาดาตาเพื่อการบริหารทรัพยากร เป็นเมทาดาตาที่แสดงถึงการจัดการข้อมูลที่เป็นสำเนาสำหรับการจัดการและการบำรุงรักษา ทรัพยากรสารสนเทศ ตลอดอายุ หรือบางช่วงอายุ โดยสามารถแบ่งเมทาดาตาประเภทนี้ออกเป็น 2 ประเภทย่อย ได้แก่

3.1) เมทาดาตาเชิงเทคนิค (Technical Metadata) เป็นเมทาดาตาเพื่อการสงวนรักษาและให้ข้อมูลเกี่ยวกับการสร้างทรัพยากรสารสนเทศเช่น การกำหนดค่าความละเอียด (Resolution) ของข้อมูลดิจิทัล รูปแบบไฟล์ (File Format) วิธีการบีบอัดข้อมูล (Compression) วันที่

ทำการแปลงข้อมูล เป็นต้น เพื่อให้ผู้ใช้ทราบว่าต้องใช้ซอฟต์แวร์หรือฮาร์ดแวร์ใดบ้าง หากต้องการใช้ทรัพยากรสารสนเทศ

3.2) เมทาดาตาด้านสิทธิความเป็นเจ้าของ (Right Metadata) เป็นข้อมูลเกี่ยวกับการเข้าใช้ ทรัพยากรสารสนเทศในเชิงลิขสิทธิ์หรือทรัพย์สินทางปัญญา เช่น การแจ้งให้ทราบถึงความเป็นเจ้าของ สิทธิในการเข้าถึงทรัพยากรสารสนเทศระดับต่าง ๆ สิทธิในการนำไปใช้ เป็นต้น

2.3.1.4 เมทาดาตาสำหรับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เป็นทรัพยากรสารสนเทศทางการศึกษา ที่มีการกำหนดโครงสร้างและคุณลักษณะเฉพาะได้อย่างชัดเจน ซึ่งในการออกแบบและพัฒนาระบบให้สามารถจัดการข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ได้อย่างมีประสิทธิภาพ รองรับการสืบค้น การเข้าถึงข้อมูลและการทำงานร่วมกันระหว่างระบบได้นั้น มีความจำเป็นต้องจัดทำเมทาดาตาสำหรับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เพื่อทำหน้าที่ในการบรรยายลักษณะ บอกตำแหน่ง หรือให้ข้อมูลต่าง ๆ เกี่ยวกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ นั้น ๆ โดยพบว่า คำร่างเมทาดาตา (Metadata Schema) หรือชุดขององค์ประกอบเมทาดาตา (Set of Metadata Elements) สำหรับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ได้รับความนิยมและถูกนำไปใช้งานในระบบอีเลิร์นนิ่ง (e-Learning) และระบบคลังเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Learning Object Repository) ได้แก่ ดับลินคอร์เมทาดาตา (Dublin Core Metadata) และมาตรฐานลอม (Standard for Learning Object Metadata: LOM Standard) โดยมีรายละเอียดดังนี้

1) ดับลินคอร์เมทาดาตา (Dublin Core Metadata)

ดับลินคอร์เมทาดาตา (Dublin Core Metadata) นิยมใช้ตัวย่อ “ DC” (DCMI, www, 2013) เป็นเมทาดาตาที่เป็นมาตรฐานสากลพัฒนาโดย Dublin Core Metadata Initiative (DCMI) มีจุดเริ่มต้นจากการ ประชุมหารือกันของนักวิชาการสาขาต่าง ๆ จาก หลายประเทศในปี ค.ศ. 1995 ที่จัดขึ้นครั้งแรก ณ เมืองดับลิน (Dublin) รัฐโอไฮโอ (Ohio) ซึ่งเป็นที่มาของชื่อดับลินคอร์ (Dublin Core) โดยมีวัตถุประสงค์เพื่อกำหนดแบบแผนของเมทาดาตาสำหรับอธิบายเนื้อหาและบริบทของทรัพยากรสารสนเทศเช่น วิดีทัศน์ เสียง ภาพ ข้อความ และสื่อผสม เป็นต้น ให้สามารถใช้งานได้หลายระบบ (Interoperability) ในปัจจุบันดับลินคอร์เมทาดาตา ได้รับมาตรฐาน ISO (International Organization for Standardization) คือ ISO15836:2009 (ISO, www, 2009) และมาตรฐาน ANSI/NISO Z39.85-2012 (NISO, www, 2012) โดยมีองค์ประกอบหลักจำนวน 15 องค์ประกอบ (Elements)

ชุดองค์ประกอบของดับลินคอร์เมทาตาตา(The Dublin Core Metadata Element Set: DEMES) มีจำนวนทั้งสิ้น 15 องค์ประกอบ จัดแบ่งออกเป็น 3 กลุ่ม ได้แก่

1.1) กลุ่มขององค์ประกอบที่เกี่ยวข้องกับ เนื้อหาของทรัพยากรสารสนเทศ หมายถึงองค์ประกอบที่ใช้อธิบายเกี่ยวกับลักษณะของเนื้อหาทรัพยากรสารสนเทศนั้น ๆ ซึ่งมีองค์ประกอบที่เกี่ยวข้อง จำนวน 7 องค์ประกอบ ได้แก่ ชื่อเรื่อง (Title) หัวเรื่องหรือคำสำคัญ (Subjects and Keywords) ลักษณะเนื้อหาสารสนเทศ(Description)ประเภท (Resource Type) ต้นฉบับ (Source) เรื่องที่เกี่ยวข้อง (Relation) และขอบเขต (Coverage)

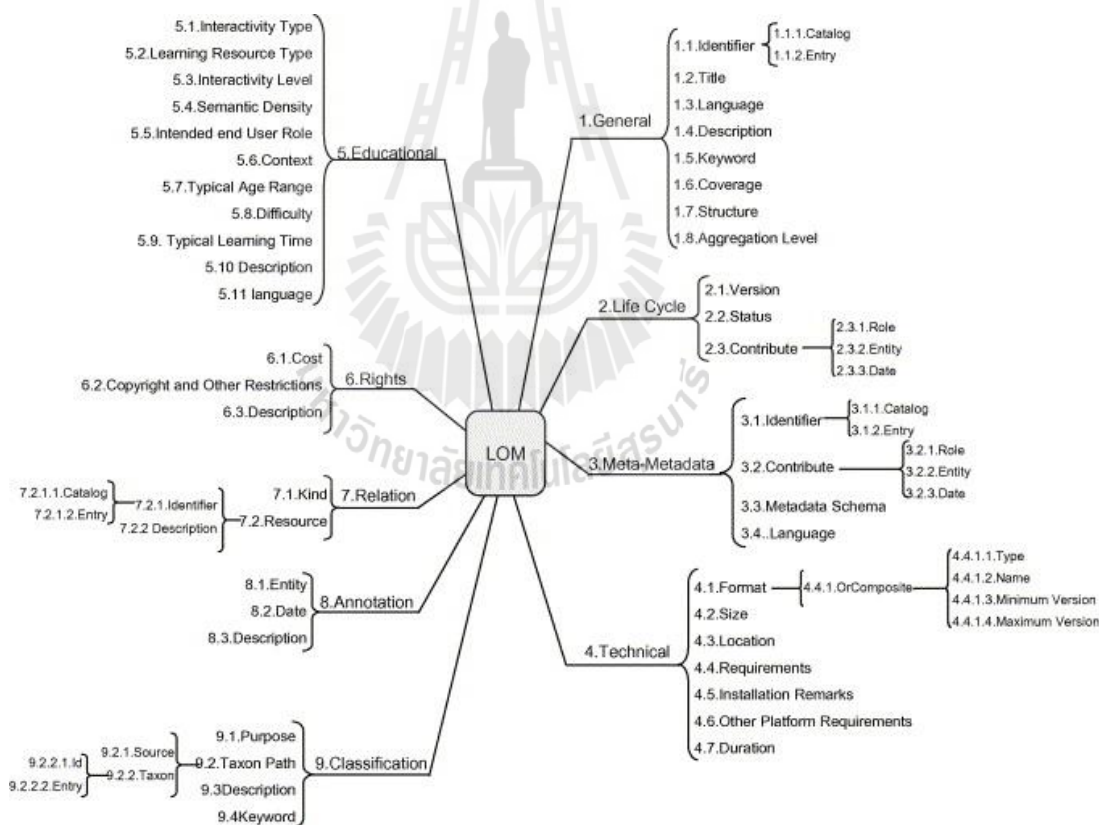
1.2) กลุ่มขององค์ประกอบที่เกี่ยวข้องกับ ทรัพย์สินทางปัญญา หมายถึง องค์ประกอบ ที่ใช้อธิบายเกี่ยวกับ สิทธิทางกฎหมาย เพื่อป้องกันถึง ความเป็นเจ้าของทรัพยากรสารสนเทศนั้น ๆ ซึ่งมีองค์ประกอบที่เกี่ยวข้อง จำนวน 4 องค์ประกอบ ได้แก่ ผู้แต่งหรือเจ้าของผลงาน (Author or Creator)สำนักพิมพ์ (Publisher)ผู้ร่วมงาน(Contributor) และการจัดการด้านสิทธิต่าง ๆ (Right Management)

1.3) กลุ่มขององค์ประกอบที่เกี่ยวข้องกับ รูปแบบที่ปรากฏให้ใช้งาน หมายถึง องค์ประกอบ ที่ใช้อธิบายเกี่ยวกับ ลักษณะและการผลิต ซึ่งมีองค์ประกอบที่เกี่ยวข้อง จำนวน 4 องค์ประกอบ ได้แก่ ปี (Date) รูปแบบ (Format) รหัส (Resource Identifier) และภาษา (Language)

ดับลินคอร์เมทาตาตา เป็นเมทาตาตาที่ได้รับความนิยม และถูกนำไปประยุกต์ใช้งานอย่างแพร่หลาย เนื่องจากเป็นเมทาตาตาที่ง่ายต่อการนำไปใช้งาน โดยผู้ใช้งานนำไปปรับใช้กับทรัพยากรสารสนเทศประเภทอื่น ๆ ได้ ซึ่งสามารถกำหนดกฎเกณฑ์ได้อย่างง่ายและไม่บังคับว่าต้องใช้กฎเกณฑ์หรือต้องใส่รายละเอียดทั้งหมด หากผู้ใช้พิจารณาเห็นว่าไม่จำเป็นก็สามารถปรับเปลี่ยนได้ตามความต้องการ (บุญเลิศ อรุณพิบูลย์, สุภาพร ชัยชัยมະปกรณ์ และจิตติมา ธรรมบำรุง, 2550)นอกจากนี้ ดับลินคอร์เมทาตาตา เป็นมาตรฐานเมทาตาตาที่มุ่งเน้นการทำงานร่วมกันผ่านเครือข่ายแบบออนไลน์ จึงเป็นเมทาตาตาที่ถูกนำไปใช้ในการอธิบายและสืบค้นข้อมูลทรัพยากรสารสนเทศในงานวิจัยสาขาวิชาต่าง ๆ สำหรับการใช้งาน ดับลินคอร์เมทาตาตาในวงการการศึกษา โดยส่วนใหญ่จะถูกนำไปใช้ในระบบคลังเก็บเรียนนิ่งอ็อบเจกต์(Learning Object Repository) เช่น ระบบสืบค้น ทรัพยากรการเรียนรู้นานาชาติ (โครงการมหาวิทยาลัยไซเบอร์ไทย www, 2556) และระบบคลังข้อมูลดิจิทัล (Digital Repository) ที่พัฒนาด้วยดีสเปส (DSpace) ซึ่งเป็นโอเพนซอร์ส (Open Source) ที่ผู้ใช้ส่วนหนึ่งนิยมนำมาใช้สำหรับจัดเก็บเรียนนิ่งอ็อบเจกต์ และ /หรือทรัพยากรสารสนเทศ เนื่องจากเป็นระบบที่มีความยืดหยุ่นและสามารถรองรับการจัดเก็บทรัพยากรสารสนเทศในรูปแบบที่หลากหลายได้ (DSpace, www, 2014) เป็นต้น

2) มาตรฐานลอม (LOM Standard)

มาตรฐานลอม (LOM Standard)(IEEE, www, 2002) ย่อมาจากชื่อเต็มของมาตรฐานคือ IEEE Standard for Learning Object Metadata เป็นเมทาดาทาสำหรับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ถูกกำหนดขึ้นตั้งแต่ปี ค.ศ. 2002 โดยคณะกรรมการมาตรฐาน ด้านเทคโนโลยี การเรียนรู้ (IEEE Learning Technology Standards Committee หรือ LTSC) (www, 2011) ของสถาบัน IEEE (The Institute of Electrical and Electronics Engineers) การพัฒนามาตรฐานลอมมีวัตถุประสงค์เพื่อสร้างมาตรฐานของรูปแบบการอธิบายข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เพื่อช่วยอำนวยความสะดวกในการสืบค้น และสามารถ นำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ไปใช้งาน ได้หลายระบบ มาตรฐานลอมที่ได้รับการประกาศเป็น มาตรฐานสากล ของ IEEE คือ IEEE 1484.12.1-2002 ซึ่งโครงสร้างเมทาดาทาของมาตรฐานลอมมีองค์ประกอบ (Elements) เพื่อใช้ในการ อธิบายข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ จำนวนทั้งสิ้น 68 องค์ประกอบ โดยแบ่งออกเป็น 9 กลุ่มดังรูปที่ 2.3



รูปที่ 2.3 โครงสร้างของมาตรฐานลอม(IMS, www, 2004)

จากรูปที่ 2.3สามารถอธิบายโครงสร้างเมทาดาทาของมาตรฐานลอมแต่ ละกลุ่มขององค์ประกอบได้ดังนี้

2.1) กลุ่มคำอธิบายทั่วไป (General) เป็นกลุ่มขององค์ประกอบ ที่ใช้อธิบายข้อมูลทั่วไปเกี่ยวกับลิรน์นิ่งอ็อบเจกต์ทั้งหมด มีจำนวนทั้งสิ้น 10 องค์ประกอบ ได้แก่ตัวระบุ (Identifier) (ซึ่งประกอบด้วย หมวดรายการ (Catalog) และการลงรายการ (Entry)) ชื่อเรื่อง (Title) ภาษา (Language) คำอธิบาย (Description) คำสำคัญหรือ คำค้น (Keyword) ขอบเขต (Coverage) โครงสร้าง (Structure) และระดับการรวมเนื้อหา (Aggregation Level)

2.2) กลุ่มวงจรชีวิต (Life Cycle) เป็นกลุ่มขององค์ประกอบ ที่ใช้ระบุรายละเอียดเกี่ยวกับวงจรชีวิตของลิรน์นิ่งอ็อบเจกต์มีจำนวนทั้งสิ้น 6 องค์ประกอบ ได้แก่ เวอร์ชัน (Version) หรือสถานะ (Status) และผู้ร่วมงาน (Contribute) (ซึ่งประกอบด้วย บทบาท (Role) เอนทิตีที่ระบุเกี่ยวกับผู้ร่วมงาน (Entity) และวันที่มีเผยแพร่ (Date))

2.3) กลุ่ม ข้อมูลของเมทาเดตา (Meta-Metadata) เป็น กลุ่มของ องค์ประกอบ ที่ใช้อธิบายเกี่ยวกับเมทาเดตา ซึ่งไม่ใช่ข้อมูลที่อธิบาย ลิรน์นิ่งอ็อบเจกต์ มีจำนวนทั้งสิ้น 9 องค์ประกอบ ได้แก่ ตัวระบุ (Identifier) (ซึ่งประกอบด้วย หมวดรายการ (Catalog) และการลงรายการ (Entry)) ผู้สร้างเมทาเดตา (Contribute) (ซึ่งประกอบด้วย บทบาท (Role) เอนทิตีที่ระบุเกี่ยวกับผู้ร่วมงาน (Entity) และวันที่เผยแพร่ (Date)) โครงสร้างของเมทาเดตา (Metadata Schema) และ ภาษา (Language)

2.4) กลุ่มรูปแบบด้านเทคนิค (Technical) เป็นกลุ่มขององค์ประกอบ ที่ใช้อธิบายคุณลักษณะด้านเทคนิค และรูปแบบของลิรน์นิ่งอ็อบเจกต์ มีจำนวนทั้งสิ้น 12 องค์ประกอบ ได้แก่ ชนิดของข้อมูล (Format) ขนาดของแฟ้มข้อมูล (Size) ที่ตั้ง (Location) ความต้องการ (Requirement) (ซึ่งประกอบด้วย กลุ่มของความต้องการ (OrComposite) ชนิดที่ต้องการ (Type) ชื่อที่ต้องการ (Name) เวอร์ชันต่ำสุดที่ต้องการ (Minimum Version) เวอร์ชันสูงสุด ที่ต้องการ (Maximum Version) วิธีติดตั้ง (Installation Remarks) ความต้องการอื่นๆ (Other Pathform Requirements) และเวลาที่ต้องการ (Duration)

2.5) กลุ่ม คำอธิบายในเชิงการศึกษา (Educational) เป็น กลุ่มของ องค์ประกอบ ที่ใช้อธิบายข้อมูลด้านการศึกษาและลักษณะการเรียนการสอน มีจำนวนทั้งสิ้น 11 องค์ประกอบ ได้แก่ ประเภทของ กิจกรรมปฏิสัมพันธ์ (Interactivity Type) ประเภทของแหล่งเรียนรู้ (Learning Resource Type) ระดับของการปฏิสัมพันธ์ (Interactivity Level) ระดับความซับซ้อนเชิงความหมาย (Semantic Density) บทบาทของผู้ใช้ (Intended End User Role) บริบท (Context) ช่วงอายุที่เรียน (Typical Age Range) ระดับความยาก (Difficulty) ช่วงเวลาการเรียนรู้ (Typical Learning Time) คำอธิบาย (Description) และภาษา (Language)

2.6) กลุ่มสิทธิการเป็นเจ้าของ (Rights) เป็นกลุ่มขององค์ประกอบ ที่ใช้อธิบายข้อมูลคุณสมบัติเกี่ยวกับทรัพย์สินทางปัญญาและเงื่อนไขสำหรับการใช้ มีจำนวนทั้งสิ้น

3 องค์ประกอบ ได้แก่ค่าใช้จ่าย (Cost) ลิขสิทธิ์และข้อห้ามต่าง ๆ (Copyright and Other Restrictions) และคำอธิบายเกี่ยวกับเงื่อนไขการนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ไปใช้ (Description)

2.7) กลุ่มความสัมพันธ์ (Relation) เป็นกลุ่มขององค์ประกอบ ที่ใช้อธิบายความสัมพันธ์ระหว่าง เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์นั้นกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์อื่น ๆ มีจำนวนทั้งสิ้น 6 องค์ประกอบ ได้แก่ลักษณะของความสัมพันธ์ (Kind) แหล่งทรัพยากร (Resource) ตัวระบุถึงเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ใช้สร้างความสัมพันธ์ (Identifier) (ซึ่งประกอบด้วย หมวดรายการ (Catalog) และการลงรายการ (Entry) และคำอธิบาย (Description))

2.8) กลุ่มคำอธิบายประกอบ (Annotation) เป็นกลุ่มขององค์ประกอบ สำหรับแสดงรายละเอียด ความคิดเห็น ในการใช้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ จำนวนทั้งสิ้น 3 องค์ประกอบ ได้แก่ บุคคลหรือองค์กรที่แสดงความคิดเห็น (Entity) เวลาที่แสดงความคิดเห็น (Date) และคำอธิบาย (Description)

2.9) กลุ่มการแยกประเภท (Classification) เป็นกลุ่มขององค์ประกอบที่ใช้อธิบายเกี่ยวกับ การจัดหมวดหมู่ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ มีจำนวนทั้งสิ้น 8 องค์ประกอบ ได้แก่ วัตถุประสงค์ของการจัดหมวดหมู่ (Purpose) แนวทางการจัดหมวดหมู่ (Taxon Path) (ซึ่งประกอบด้วย แหล่งที่มาของระบบหมวดหมู่ที่ใช้ (Source) และหมวดหมู่ที่ใช้ (Taxon) ที่จะต้องมี รหัสของหมวดหมู่ที่ใช้ (ID) และการลงรายการ (Entry) คำอธิบาย (Description) และคำสำคัญหรือคำค้น (Keyword)

มาตรฐานลอม เป็นเมทาดาทาที่มีการกำหนดองค์ประกอบ (Elements) สำหรับนำไปอธิบายข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ได้อย่างครบถ้วน ทำให้มาตรฐานลอมเป็นเมทาดาทาสำหรับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ถูกนำไปใช้ในการพัฒนาระบบต่าง ๆ เช่น ระบบบริหารจัดการ เรียนการสอน (Learning Management System : LMS) ของมูเดิล (Moodle) ซึ่งเป็น โอเพนซอร์ส ที่ได้รับความนิยมอย่างสูงของการพัฒนาระบบอีเลิร์นนิ่ง (e-Learning) ของสถานศึกษาต่าง ๆ นั้น ซึ่งมูเดิลเป็นระบบที่ออกแบบอยู่บนพื้นฐานของมาตรฐานลอม (Moodle, www, 2014) นอกจากนี้ ยังพบว่ามีการศึกษาวิจัยที่มีการนำเมทาดาทาของมาตรฐานลอมไปใช้เป็นส่วนหนึ่ง ในการอธิบายรายละเอียด และจัดเก็บข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์และ /หรือทรัพยากรสารสนเทศอื่น ๆ ทำให้ได้ระบบที่สามารถสืบค้นข้อมูลตามความต้องการของผู้ใช้ได้และ/หรือแลกเปลี่ยนข้อมูลระหว่างกันได้ (Soto, Garcia, and Sánchez-Alonso; 2007, สุภเวช หมิ่นน้อย; 2550, ปัญญาวิวี เนินทราย; 2549)

จากการประมวลความรู้และแนวคิดต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับเมทาดาทา ดังกล่าวข้างต้น งานวิจัยนี้จะมุ่งเน้นที่การสร้างเมทาดาทาเชิงพรรณนา (Descriptive Metadata) เพื่อใช้ในการบรรยายลักษณะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ โดยปรับใช้องค์ประกอบ (Elements) บางส่วนจาก ดับลินคอร์เมทาดาทาและบางส่วนมาตรฐานลอมและมีการเพิ่มเติมองค์ประกอบของเมทาดาทาใน ส่วนที่เกี่ยวข้องกับรายละเอียดด้าน คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Learning Object

Characteristics) เข้าไปด้วย ทั้งนี้ เพื่อให้ได้มทาคาทาที่สามารถบรรยายเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ได้อย่างครอบคลุม และรองรับ การสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคลตามวัตถุประสงค์ของงานวิจัยนี้

2.3.2 คลังคำศัพท์สำหรับการสร้างตัวแทนและการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

คลังคำหรือ คลังศัพท์ของระบบ (System Vocabularies) เป็นองค์ประกอบหนึ่งของระบบจัดเก็บและค้นคืนสารสนเทศ ซึ่งประกอบด้วย 6 ส่วน ได้แก่ ส่วนการคัดเลือกเอกสาร ส่วนการทำดัชนี ส่วนของคลังคำศัพท์ ส่วนของการค้น ส่วนของการปฏิสัมพันธ์ระหว่างระบบกับผู้ใช้ และส่วนของการจับคู่ระหว่างตัวแทนเอกสารกับความต้องการของผู้ใช้ (Lancaster, 1986, p. 15) คลังคำที่ดีจะช่วยให้การค้นคืนสารสนเทศสามารถทำได้ง่าย รวดเร็วและทันกับความต้องการของผู้ใช้ โดยคลังคำศัพท์จะทำหน้าที่ช่วยในการกำหนดคำที่เป็นตัวแทนเนื้อหาที่เหมาะสมให้กับสารสนเทศ ซึ่งในการออกแบบและพัฒนาแบบจำลอง การสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายในงานวิจัยนี้ จำเป็นต้องอาศัยคลังคำในการระบุความหมายของคำศัพท์ตามโครงสร้างความสัมพันธ์ของคำศัพท์ในคลังคำที่ได้กำหนดไว้ในหัวข้อนี้จึงได้ ศึกษาแนวคิด และทฤษฎีที่เกี่ยวข้องกับการพัฒนาคลังคำศัพท์ ได้แก่ บทบาทหน้าที่ของคลังคำโครงสร้างความสัมพันธ์ของคำในคลังคำ กระบวนการพัฒนาระบบคลังคำและแหล่งที่มาของคำในคลังคำ เพื่อประมวลความรู้ที่ได้ไปใช้ในการออกแบบและพัฒนาคลังคำศัพท์เพื่อใช้สำหรับสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายได้อย่างเหมาะสม โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

2.3.2.1 ความหมายของ คลังคำ

กุสุมา รักษมณี (2535, หน้า 46) ให้ความหมายของคลังคำในเชิงภาษาและวรรณกรรมไว้ว่า “คลังคำ เป็นหนังสือรวบรวมคำที่มีความหมายใกล้เคียงกัน หรืออยู่ในชุดคำเดียวกันมาไว้ด้วยกัน แล้วจัดหมวดหมู่เพื่อให้ผู้ใช้ค้นหาได้ง่ายขึ้น เป็นหนังสือที่ใช้เสริมพจนานุกรมอีกที โดยใช้สวนทางกับพจนานุกรม กล่าวคือ พจนานุกรมตั้งต้นที่คำไปสู่ความหมาย คลังคำตั้งต้นที่ความหมายไปสู่คำ”

นฤมล ปราชญ์โยธิน ทวีศักดิ์ กอนันตกุล และ เปรมิน จินดาวิมลเลิศ(2536, หน้า 49) และ นฤมล ปราชญ์โยธิน (2556, หน้า 49) ได้ให้ความหมายของคลังคำในความหมายของธิซอรัส (Thesaurus) ว่ามีรากศัพท์มาจากภาษากรีกและมีความหมายว่า ขุมคลัง ขุมสมบัติของสรรพสิ่ง สำหรับความหมายของคลังคำหรือธิซอรัส เมื่อถูกนำมาใช้ในงานสารสนเทศในลักษณะเป็นคลังคำศัพท์ควบคุม (Controlled Vocabulary) จะหมายถึง การกำหนดหรือแนะให้ใช้คำศัพท์คำใดคำหนึ่ง สำหรับคำหรือกลุ่มคำที่มีรูปต่างกันแต่มีความหมายเหมือนกัน และการประมวลคำศัพท์ที่

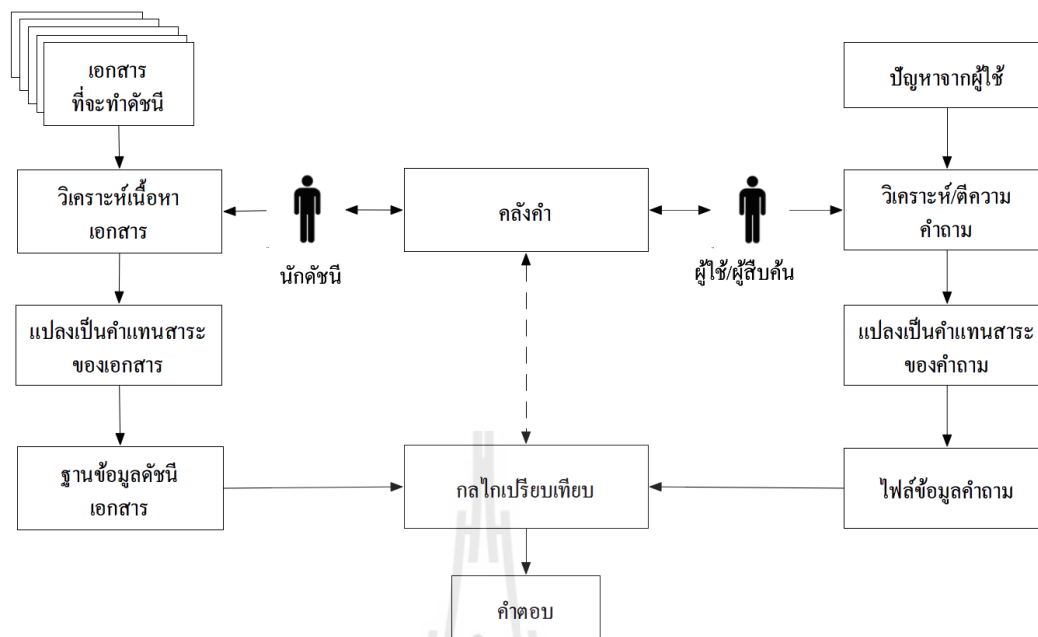
อยู่ในกลุ่มหรือสกุลเดียวกันไว้ด้วยกัน ทั้งยังแสดงคำที่เกี่ยวข้องสัมพันธ์กันในลักษณะอื่น ๆ ไว้ด้วย สัญลักษณ์ แสดงความสัมพันธ์ของคำเหล่านั้นกำกับไว้ตลอดจนบ่งชี้ความหมายของคำที่มีรูปเหมือนกันแต่ความหมายแตกต่างกันไว้ให้เข้าใจชัดเจน ทั้งนี้ภายใต้โครงสร้างและหลักเกณฑ์ที่กำหนดตกลงกันไว้เป็นมาตรฐาน เพื่อให้ประมวลคำดังกล่าวทำหน้าที่เป็นคำแทนสาระหรือคำดัชนีของเอกสารในขั้นตอนการจัดเก็บเอกสารเข้าระบบและทำหน้าที่เป็นคำค้นในขั้นตอนการค้นคืนเอกสาร

อศินีย์ ก่อตระกูล (2550, หน้า 4-1) ได้ให้นิยามว่า คลังคำศัพท์ เป็นทรัพยากรทางภาษาในรูปแบบหนึ่ง ทั้งนี้ทรัพยากรทางภาษาดังกล่าวจะประกอบด้วยคลังคำศัพท์ประเภทต่าง ๆ เช่น เวิร์ดเน็ต (WordNet)ออนโทโลยี (Ontology) และพจนานุกรม (Dictionary) เป็นต้นโดยมีความหมายรวมถึงข้อมูลไวยากรณ์ที่เป็นแหล่งข้อมูลสำคัญทางภาษาและซอฟต์แวร์เครื่องมือที่สามารถสกัดความรู้ทางภาษาเพื่อนำมาประยุกต์ใช้งาน นอกจากนี้ คลังคำศัพท์ยังมีบทบาทสำคัญต่อการสร้างระบบประมวลผลภาษาธรรมชาติ ทั้งในส่วนของการวิเคราะห์ภาษาและการประมวลผลข้อความ เช่น การสกัดข้อสนเทศ การสกัดความรู้ และการสรุปความรู้ เป็นต้น ระบบที่พัฒนาขึ้นจะใช้งานได้จริงก็ต่อเมื่อมีฐานข้อมูลคำศัพท์ที่ครอบคลุมทั้งในด้านโดเมนการใช้งาน จำนวนคำศัพท์และข้อมูลสนเทศของคำศัพท์

จากการประมวลแนวคิดและความหมายของคลังคำดังกล่าวข้างต้น งานวิจัยนี้จึงได้นิยามคลังคำว่า หมายถึง แหล่งจัดเก็บคำศัพท์ต่าง ๆ ที่ผ่านกระบวนการประมวลคำสำหรับทำหน้าที่เป็นคำแทนสาระหรือคำดัชนีของเอกสารในขั้นตอนการจัดเก็บเอกสารและทำหน้าที่เป็นคำค้นในขั้นตอนการค้นคืนเอกสารในรูปแบบของศัพท์ควบคุม (Controlled Vocabulary) ซึ่งจะมีการกำหนดหรือแนะให้ใช้คำใดคำหนึ่งเป็นคำหลักในการเป็นตัวแทนของสารสนเทศสำหรับคำที่เขียนต่างกันแต่มีความหมายเหมือนกัน รวมถึงบ่งชี้ความหมายของคำที่เขียนเหมือนกันแต่มีความหมายแตกต่างกันไว้ให้เข้าใจชัดเจน โดยใช้สัญลักษณ์แสดงความสัมพันธ์ของคำศัพท์ตามโครงสร้างที่กำหนดไว้ กำกับไว้ที่คำศัพท์อย่างชัดเจน

2.3.2.2 บทบาทหน้าที่ของ คลังคำ

การสร้างคลังคำในบริบทของการจัดเก็บและค้นคืนทรัพยากรสารสนเทศ นั้น มีวัตถุประสงค์หลักเพื่อกำหนดคำที่สามารถนำมาใช้แทนแนวคิดหรือสาระของทรัพยากรสารสนเทศได้อย่างเหมาะสมในกระบวนการจัดเก็บและค้นคืนทรัพยากรสารสนเทศและใช้เป็นเครื่องมือช่วยนำทางให้ผู้ใช้ได้เห็นถึงความสัมพันธ์ระหว่างคำหรือแนวคิดเหล่านั้นในลักษณะต่าง ๆ ซึ่งสามารถแบ่งบทบาทหน้าที่ของคลังคำ ออกเป็น 2 ส่วน คือ บทบาทหน้าที่ในขั้นตอนการจัดเก็บและบทบาทหน้าที่ในขั้นตอนการค้นคืน (นฤมล ปราชญ์โยธิน, 2556, หน้า 22-23) ดังรูปที่ 2.4



รูปที่ 2.4 บทบาทและหน้าที่ของคลังคำในกระบวนการจัดเก็บและค้นคืนทรัพยากรสารสนเทศ (นฤมล ปราชญ์โยธิน, 2556, หน้า 23)

บทบาทหน้าที่ของคลังคำในแต่ละส่วน มีดังนี้

1) บทบาทหน้าที่ในขั้นตอนการจัดเก็บ เป็นส่วนของการทำหน้าที่เป็นผู้ช่วยให้กับ ผู้สร้างดัชนี ในขั้นตอนการจัดเก็บทรัพยากรสารสนเทศ ทำให้ ได้คำศัพท์ที่มีความเหมาะสมสำหรับใช้แทนแนวคิดหรือ สาระ เพื่อบันทึกไว้ประจำกับทรัพยากรสารสนเทศ นั้น ๆ ซึ่งเป็นส่วนหนึ่งของการควบคุมภาษาให้มีความคงเส้นคงวาและมีความเป็นเอกภาพในการทำดัชนี

2) บทบาทหน้าที่ในขั้นตอนการค้นคืน เป็นส่วนของการทำ หน้าที่เป็นที่ปรึกษาให้แก่ผู้ใช้หรือผู้สืบค้นในขั้นตอนการค้นคืนทรัพยากรสารสนเทศ ซึ่งคลังคำศัพท์จะ ช่วยให้ผู้ใช้สามารถเห็นคำที่เกี่ยวข้องสัมพันธ์กับคำค้นที่ผู้ใช้ต้องการนอกจากนี้คำอธิบายต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับคำในคลังคำยังสามารถช่วยให้ผู้ใช้มีความเข้าใจและสามารถทราบถึงวิธีการในการใช้คำทำให้การสืบค้นเป็นไปอย่างมีประสิทธิภาพ จึงเปรียบเสมือนเป็นเข็มทิศหรือแผนที่นำทางความคิด เนื่องจากโครงสร้างความสัมพันธ์ของคำ ศัพท์ในคลังคำ สามารถ ทำให้ผู้ใช้ได้เห็นถึงความสัมพันธ์ขององค์ความรู้ต่าง ๆ ที่อยู่ในคลังคำ จึง ส่งผลให้ผู้ใช้สามารถตัดสินใจได้ง่ายในการวางแผนการสืบค้นและได้คำศัพท์ที่เหมาะสมในการนำไปใช้เป็นตัวแทนแนวคิด สำหรับการค้นคืน (Recall) ทรัพยากรสารสนเทศออกมาจากระบบ

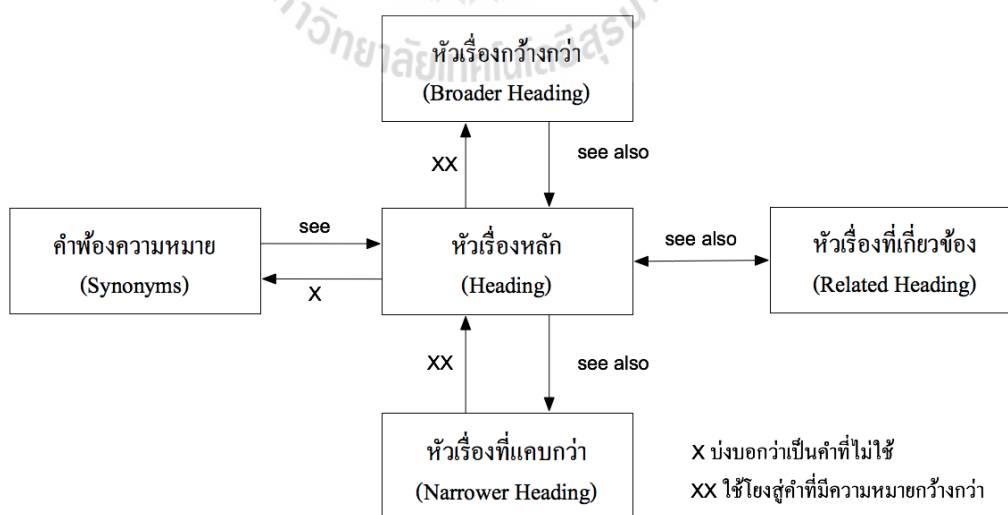
จึงอาจกล่าวได้ว่า คลังคำทำหน้าที่เป็นทั้งคู่มือของนักสร้างดัชนีในการกำหนดค่าแทนสาระของทรัพยากรสารสนเทศ และเป็นคู่มือของผู้ใช้หรือผู้สืบค้นในการเลือกใช้คำเพื่อสืบค้นข้อมูลที่ต้องการ

2.3.2.3 โครงสร้างความสัมพันธ์ของคำในคลังคำ

เพื่อให้ผู้จัดทำดัชนีสามารถกำหนดค่าแทนสาระได้อย่างเหมาะสมและตรงกับเนื้อหาของทรัพยากรสารสนเทศมากที่สุดและเพื่อให้ผู้ใช้สามารถเข้าถึงเนื้อหาที่ตรงกับความ ต้องการ ได้มากที่สุด การกำหนดโครงสร้างความสัมพันธ์ของคำศัพท์ในคลังคำที่สามารถแสดง ให้เห็นความเกี่ยวข้องสัมพันธ์ของคำศัพท์แต่ละชุดที่จัดเก็บในคลังคำ เช่น เป็นคำที่มี ความหมายกว้างกว่า แคบกว่า เป็นคำที่เกี่ยวข้องกันหรือเป็นคำพ้องเสียง พ้องความหมาย จึงเป็นสิ่งจำเป็น และต้อง กำหนดให้เหมาะสมกับ โดเมนการใช้งาน (ขอบเขตเนื้อหา ภาษา และจำนวนคำศัพท์)

การแสดงโครงสร้างความสัมพันธ์ของคำศัพท์ในลักษณะของศัพท์ควบคุม (Controlled Vocabulary) ที่นิยมนำมาใช้อย่างแพร่หลายในการจัดเก็บและค้นคืนสารสนเทศคือ ศัพท์ควบคุมประเภทหัวเรื่อง (Subject Heading) และศัพท์ควบคุมประเภททฤษฎี (Thesaurus) ซึ่งมีลักษณะของโครงสร้างความสัมพันธ์ของศัพท์ควบคุมในคลังคำ ดังนี้

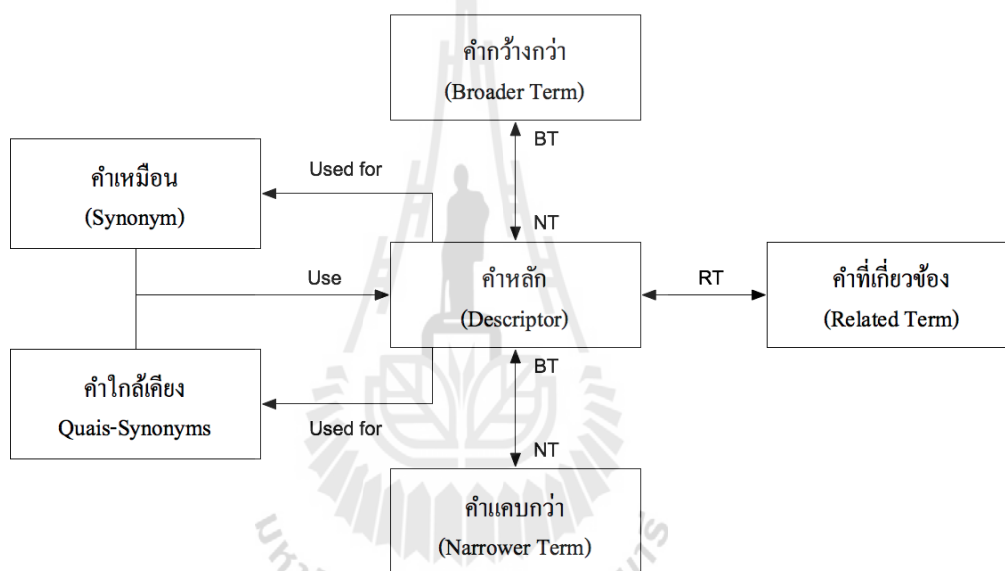
1) โครงสร้างความสัมพันธ์ของศัพท์ควบคุมประเภทหัวเรื่อง ซึ่งโดยทั่วไปมีหลักการระบุความสัมพันธ์ของคำศัพท์ในระดับที่กว้างกว่าและแคบกว่าและเชื่อมโยง จากคำที่ไม่ใช่ไปยังคำที่ใช้ได้ (ดังรูปที่ 2.5) โดยแสดงด้วยสัญลักษณ์ ดังนี้



รูปที่ 2.5 โครงสร้างความสัมพันธ์ของคำศัพท์ควบคุมประเภทหัวเรื่อง (นฤมล ปราชญ์ โยธิน, 2556, หน้า 13)

	See (ดูที่)	ใช้ในกรณีโยงคำที่ไม่ใช่ไปสู่คำที่ใช้
	See also (ดูเพิ่มเติม)	ใช้ในกรณีโยงไปสู่คำที่สัมพันธ์กันแต่เป็นคำที่มีความหมายแคบกว่า
	X	ใช้ระบุให้ทราบว่าคำนั้นเป็นคำที่ไม่ใช่
	XX	ใช้ในกรณีโยงไปสู่คำที่สัมพันธ์กันแต่เป็นคำที่มีความหมายกว้างกว่า

2) โครงสร้างความสัมพันธ์ของศัพท์ควบคุมประเภทิซอร์สเป็นคลังคำที่ประกอบด้วยคำศัพท์เป็นชุด ๆ แต่ละชุดมีองค์ประกอบ 4 ส่วน (ดังรูปที่ 2.6)

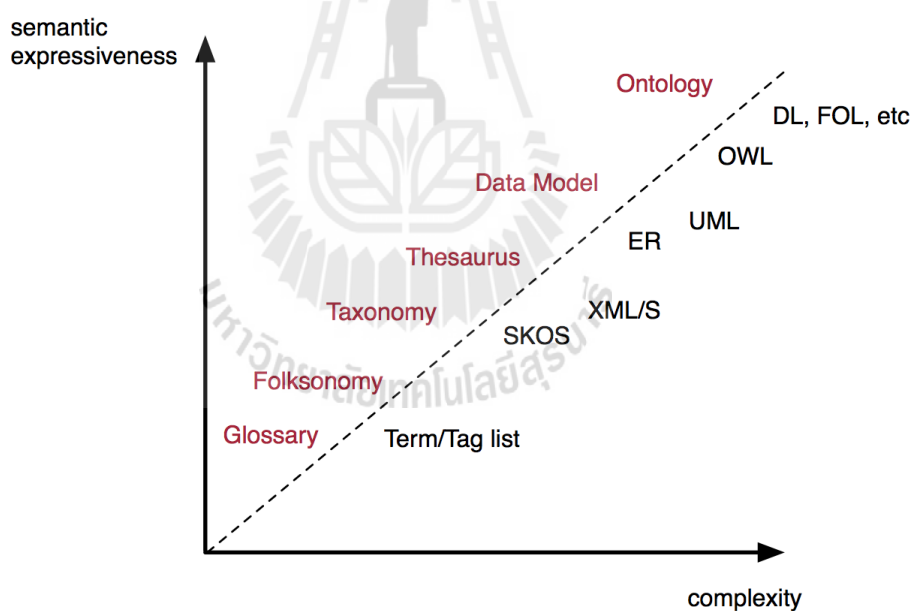


รูปที่ 2.6 โครงสร้างความสัมพันธ์ของคำศัพท์ควบคุมประเภทิซอร์ส(นฤมล ปราชญ์โยธิน, 2556, หน้า 13)

- 2.1) คำหลักของชุด (Descriptor)
- 2.2) คำที่มีความหมายพ้องกับคำหลัก หรือคำที่มีความหมายใกล้เคียงกับคำหลัก แต่ระบบไม่ใช้และได้กำหนดให้ใช้คำหลักแทน (Used for: UF)
- 2.3) ข้อความอธิบายคำหลัก (Scope Note: SN) เพื่อความชัดเจนของคำศัพท์แต่ไม่จำเป็นต้องทำให้กับคำศัพท์ทุกคำ
- 2.4) คำที่มีความสัมพันธ์กับคำหลัก ได้แก่
 - คำที่เป็นต้นสกุลของคำหลัก (Top Term: TT)
 - คำที่มีความหมายกว้างกว่าคำหลัก(Broader Term: BT)
 - คำที่มีความหมายแคบกว่าคำหลัก(Narrow Term: NT)

-คำที่มีความหมายเกี่ยวข้องกับคำหลัก(RelatedTerm:RT)แต่ไม่ใช่ในลักษณะที่เป็นความหมายกว้างกว่าหรือแคบกว่า

โดยลักษณะความสัมพันธ์ของศัพท์ควบคุมประเภททริซอร์ส จะมีอยู่ลักษณะคือ (1) ความสัมพันธ์ในลักษณะเท่าเทียมกัน(Equivalence Relationship) เช่น คำพ้องความหมายคำย่อ อักษรย่อ คำบัญญัติ คำแปล คำยืมมาจากภาษาอื่น คำภาษาถิ่น และคำที่สะกดได้หลายแบบ เป็นต้น(2) ความสัมพันธ์ในลักษณะลดหลั่นตามลำดับชั้น (Heirachical Relationship) เป็นความสัมพันธ์ในแนวดิ่ง ทำให้สามารถรองรับได้ทั้งในลำดับชั้นที่สูงกว่าและต่ำกว่า และ (3) ความสัมพันธ์ในลักษณะเกี่ยวข้องกันหรือความหมายคาบเกี่ยวกัน (Associative Relationship) เป็นความสัมพันธ์ในแนวนอน โดยยังไม่มีกฎเกณฑ์ที่แน่นอน แต่มีหลักกว้าง ๆ ว่าเป็นคำที่มีความหมายเกี่ยวข้องกัน ซึ่งจะเห็นได้ว่ากฎเกณฑ์และโครงสร้างความสัมพันธ์ของศัพท์ควบคุมประเภททริซอร์สมีความซับซ้อนมากกว่า และมีสัญลักษณ์แทนความสัมพันธ์มีรูปแบบและความหมายเฉพาะตัวมากกว่า โครงสร้างความสัมพันธ์ของศัพท์ควบคุมประเภทหัวเรื่อง (นฤมล ปราชญ์โยธิน, 2556, หน้า 13)



รูปที่ 2.7 ความสัมพันธ์ระหว่างโครงสร้างความสัมพันธ์ที่ซับซ้อนและความสามารถในการแสดงความหมายของคำศัพท์(Haslhofer, 2011, p.13)

จากการศึกษาของ แฮสล์โฮเฟอร์ (Haslhofer, 2011, p.13) ในประเด็นความสัมพันธ์ระหว่างโครงสร้างการแสดงความสัมพันธ์ของคำศัพท์ในคลังคำกับ ความสามารถในการแสดงความหมาย ของคำศัพท์ พบว่า โครงสร้างความสัมพันธ์ของคำศัพท์ที่มีความ ซับซ้อน (Complexity)เพิ่มมากขึ้นจะมีความสามารถในการแสดงความหมายได้อย่างชัดเจน และลึกซึ้ง

(Semantic Expressiveness)เพิ่มมากขึ้นด้วย เช่น อภิธานศัพท์(Glossaries) ซึ่งมีโครงสร้างเพียงการจัดเรียงตามลำดับตัวอักษร พร้อมกับการอธิบาย ความหมายของคำ จะมีความสามารถในการแสดงความหมายของคำในระดับน้อยที่สุด ส่วนการ จัดกลุ่ม ตามโครงสร้างของ หัวเรื่อง (Subject Headings) หรืออนุกรมวิธาน (Taxonomy) จะสามารถแสดงความหมายของคำศัพท์ได้ชัดเจนขึ้น แต่ก็ยังมีความสามารถในการแสดงความหมายของคำศัพท์ได้น้อยกว่าโครงสร้างของธิซอรัส (Thesaurus) ซึ่งมีโครงสร้างความสัมพันธ์ที่ซับซ้อนกว่า (ดังรูปที่ 2.7)

จากการประมวลความรู้ที่เกี่ยวข้องกับโครงสร้างความสัมพันธ์ของคำศัพท์ ในคลังคำ งานวิจัยนี้จะเลือกใช้วิธีการจัดโครงสร้างความสัมพันธ์ของศัพท์แบบธิซอรัสในการสร้างคลังคำสำหรับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เนื่องจากโดเมนที่ใช้ในการศึกษาค้นคว้าครั้งนี้คือวิชาเคมีสำหรับชั้นมัธยมศึกษาตอนต้นและมัธยมศึกษาตอนปลายซึ่งมีขอบเขตเนื้อหาภาษาไม่ซับซ้อนและคำศัพท์ไม่หลากหลาย ซึ่งโครงสร้างความสัมพันธ์ของธิซอรัสสามารถอธิบายได้อย่างครอบคลุม โดยจะพัฒนาธิซอรัสตามมาตรฐานของสกอส (Simple Knowledge Organization System:SKOS) ที่พัฒนาโดยองค์กร W3C ซึ่งสกอสมีลักษณะความสัมพันธ์เชิงความหมาย (Semantic Relationship) แบบไม่ซับซ้อนและรองรับความสัมพันธ์ตามโครงสร้างของธิซอรัส

2.3.2.4 กระบวนการของการสร้างคลังคำ

แนวทางในการพัฒนาคลังคำ อาจใช้วิธีการปรับใช้คลังคำที่มีอยู่แล้วหากมีคลังคำที่สอดคล้องหรือตรงกับความต้องการและหากคลังคำมีอยู่เป็นคำศัพท์ในภาษาอื่นก็ต้องใช้วิธีแปล แต่หากไม่มีคลังคำที่เกี่ยวข้องเลยก็ต้องใช้วิธีการสร้างคลังคำขึ้นมาใหม่เพื่อให้สามารถนำไปใช้งานได้ตามความต้องการของผู้ใช้

นฤมล ปราชญ์โยธิน (2556,หน้า 95-103) ได้อธิบายขั้นตอนของกระบวนการสร้างคลังคำว่า สามารถแบ่งออกเป็น 2 ขั้นตอนหลัก คือ ขั้นตอนเตรียมการ และขั้นตอนปฏิบัติการ โดยมีรายละเอียดดังนี้

ขั้นเตรียมการ เป็นขั้นตอนการวางแผนนโยบายและแผนการดำเนินงาน ทั้งในด้านเนื้อหา รูปแบบ ทรัพยากรการดำเนินงาน และงบประมาณ

ขั้นปฏิบัติการ ประกอบด้วยขั้นตอนย่อย ๆ ดังนี้

1) การสะสมคำ เป็นการรวบรวมคำจากแหล่งต่าง ๆ ทั้งนี้ การที่จะระบุได้ว่าจะใช้แหล่งคำใดขึ้นอยู่กับประเภทของคลังคำที่จะสร้างและแนวการสร้างที่เลือกใช้

2) การประมวลคำและคัดสรรคำ เป็นการรวบรวมคำศัพท์ที่ได้จากขั้นตอนสะสมคำมาประมวลเข้าไว้ด้วยกันอย่างเป็นระบบ โดยวัตถุประสงค์ของขั้นตอนนี้คือ เพื่อ

ขจัดคำซ้ำที่ได้มาจากแหล่งต่าง ๆ และรวมคำพ้องความหมายหรือคำที่ใกล้เคียงเข้าไว้ด้วยกันและพิจารณาคำพ้องรูป (ถ้ามี)

- 3) การจัดกลุ่มคำ เป็นการจัดจำแนกคำออกเป็นกลุ่มแนวคิดหรือเรื่องราวต่าง ๆ อย่างกว้าง ๆ
- 4) การวิเคราะห์และจัดความสัมพันธ์ของคำในแต่ละกลุ่ม ซึ่งการทำงานในขั้นตอนนี้จะอาศัยหลักการจัดจำพวก โดยแนวคิดหนึ่ง ๆ หรือเรื่องหนึ่ง ๆ จะถูกแบ่งเป็นแนวคิดย่อยหรือเรื่องย่อยอะไรได้บ้างเท่านั้น
- 5) การเพิ่มคำที่เกี่ยวข้องสัมพันธ์ในลักษณะต่าง ๆ เช่น ความสัมพันธ์แบบที่มีความหมายกว้างกว่า (BT) คำที่มีความหมายแคบกว่า (NT) หรือคำที่มีความหมายเกี่ยวข้อง (RT) เป็นต้น
- 6) การปรับสถานะของคำ หมายถึง การนำคำภายใต้คำหลักในขั้นตอนที่ 5 ซึ่งยังมีได้อยู่ในสถานะคำหลักมาบันทึกให้อยู่ในตำแหน่งของคำหลัก รวมถึงบันทึกคำที่สัมพันธ์กับคำนั้น ๆ ลงไว้ด้วย
- 7) ขั้นปฏิบัติการซ้ำ ขั้นตอนที่ 5-6ต่อไปเรื่อย ๆ จนกระทั่งครบถ้วนทุกคำ
- 8) การตรวจสอบและปรับรายการคำแต่ละชุดให้อาจต้องสมบูรณ์ เช่น จัดทำรายการเชื่อมโยงหรือเพิ่มข้อมูลส่วนการอธิบายคำ เป็นต้น
- 9) การจัดทำบรรณานุกรม ซึ่งรวมถึงการตรวจทาน โครงสร้างความสัมพันธ์ตรวจการเรียงคำหลัก การเรียงตามลำดับตัวอักษรพร้อมทั้งจัดทำบทนำ
- 10) การจัดทำดัชนีประกอบคลังคำ และจัดแสดงรายการคำตามรูปแบบที่กำหนด เพื่อให้สามารถนำไปใช้ได้อย่างสะดวกรวดเร็ว
- 11) การทดสอบหรือทดลองใช้ เพื่อจะได้ทราบประเด็นปัญหาต่าง ๆ จากการนำไปใช้และสามารถปรับปรุงรายการแสดงคำให้เหมาะสมยิ่งขึ้น
- 12) การให้ความร่วมมือในการควบคุมบรรณานุกรม ควรให้ความร่วมมือกับองค์กรหรือสถาบันต่าง ๆ ทั้งในระดับชาติ ระดับภูมิภาคหรือระดับนานาชาติ ถ้าหากต้องการให้มีการนำคลังคำที่พัฒนาได้ไปใช้งานต่อไป

2.3.2.5 แหล่งที่มาของคำในคลังคำ

ในหัวข้อนี้ จะกล่าวถึงแนวคิดเกี่ยวกับแหล่งที่มาของคำในคลังคำในรูปแบบต่าง ๆ เพื่อนำไปใช้เป็นแนวทางในการเก็บรวบรวมคำหรือคำศัพท์ที่เกี่ยวข้องกับ เนื้อหาสาระวิชาเคมี ของระดับมัธยมศึกษา เพื่อนำไปใช้เป็นคลังคำสำหรับสืบค้นเรียนรู้ ออบเจกต์เชิงความหมายได้ โดยมีรายละเอียดดังนี้

แหล่งที่มาของคำศัพท์ในคลังคำจำแนกออกเป็นแหล่ง (นฤมล ปราชญ์โยธิน 2556, หน้า 33-36, 47-48) คือ

1) แหล่งคำ เป็นแหล่งข้อมูลหรือสื่อทรัพยากรสารสนเทศซึ่งเป็นที่รวมของคำต่าง ๆ อยู่แล้ว ส่วนใหญ่เป็นแหล่งข้อมูลที่มีรูปแบบของการจัดเก็บและรูปแบบการควบคุมไวยากรณ์ในระดับหนึ่ง สามารถรองรับการจัดเก็บและค้นคืนทรัพยากรสารสนเทศอยู่แล้ว แหล่งที่มาของคำที่เป็นแหล่งคำ ได้แก่ พจนานุกรม แหล่งภาษาดัชนิ แผนการจัดหมวดหมู่เอกสารดัชนิท้ายเล่ม คำค้นหรือคำถาม และภาคส่วนที่ว่าด้วยคำศัพท์ในวารสารหรือหนังสือพิมพ์ เป็นต้น

2) แหล่งความ เป็นแหล่งข้อมูลที่จะต้องอาศัยการอ่านและสกัดคำออกมาจากเนื้อความนั้น ๆ ของแหล่งความ ทั้งนี้ขึ้นอยู่กับผู้สร้างคลังคำ ว่ามีความต้องการที่จะสกัดคำออกมาจากเนื้อความของทรัพยากรสารสนเทศประเภทใด หรือจากแหล่งความรู้ในเรื่องใด สำหรับแหล่งความที่จัดได้ว่ามีประโยชน์มากสำหรับผู้สร้างคลังคำคือ ชื่อเรื่องของทรัพยากรสารสนเทศต่าง ๆ เพราะโดยส่วนใหญ่จะมีการตั้งชื่อเรื่องอย่างตรงไปตรงมา นอกจากนี้ ยังมีแหล่งความต่าง ๆ ที่สามารถสกัดคำออกมาจากเนื้อความที่เกี่ยวข้องหรือสนใจ ได้แก่ สารานุกรม สาระสังเขป รวมถึงเอกสารต่าง ๆ เช่น หนังสือ ตำรา วารสาร หรือนิตยสาร เป็นต้น

3) แหล่งบุคคล จะหมายรวมถึง ผู้ทรงคุณวุฒิ ผู้เชี่ยวชาญและผู้ใช้ ซึ่งความรู้และความคิดเห็นจากบุคคลต่าง ๆ ที่มีส่วนเกี่ยวข้องกับคลังคำ นอกจากจะช่วยในแง่ของการเป็นแหล่งคำและ โครงสร้างแนวคิดเกี่ยวกับเรื่องที่ต้องการสร้างคลังคำแล้ว การช่วยตรวจสอบที่มาของคำ การวิจารณ์ การวิพากษ์และ/หรือการตั้งคำถามต่าง ๆ เป็นสิ่งที่ก่อให้เกิดการสร้างสรรค์ของกระบวนการสร้างคลังคำด้วย

จากแนวคิดดังกล่าวข้างต้น การสร้างคลังคำของงานวิจัยนี้จึงได้นำคำศัพท์มาจากแหล่งที่มาของคำทั้ง 3 แหล่งข้อมูลข้างต้น โดยมีรายละเอียดดังนี้

1) แหล่งคำ โดยทำการเก็บรวบรวมคำหรือคำศัพท์ต่าง ๆ จากแหล่งคำที่มีการจัดหมวดหมู่เนื้อหาสาระและความสัมพันธ์ระหว่างคำที่เกี่ยวข้องกับวิชาเคมีไว้แล้ว ได้แก่

1.1) แบบแผนการจัดหมวดหมู่ ระบบทศนิยมคิวอี้หรือระบบดีดีซี (DDC) เป็นการจัดหมวดหมู่โดยการจัดแบ่งความรู้พื้นฐานทั้งหลายตามหลักทฤษฎีการเกิดของวิชาความรู้บนโลก มีการแบ่งวิชาความรู้ในแต่ละหมวดหมู่ไว้เป็นหลักเกณฑ์แน่นอนจะเริ่มต้นที่ 0 หมวดใหญ่ ในแต่ละหมวดใหญ่จะจำแนกออกเป็น 10 หมวดย่อย (100 หมวด) และในแต่ละหมวดย่อยจะจำแนกเป็น 10 หมู่ย่อย (1,000 หมู่) จากนั้นจะแบ่งย่อยตามจุดทศนิยมอย่างไม่มีการสิ้นสุดตามความเฉพาะเจาะจงของเรื่องใช้เลขอารบิกล้วนเป็นสัญลักษณ์แทนหมวดหมู่ โดยผู้ใช้จะต้องพิจารณาคำที่ใช้แทนเอกสารนั้นตรงกับหมายเลขหมวดหมู่ใดที่กำหนดไว้ สำหรับของเนื้อหาสาระที่เกี่ยวข้องกับวิชาเคมี (Chemistry) คือ หมวด 540 ซึ่งเป็นหมวดย่อยของหมวด 500 วิทยาศาสตร์บริสุทธิ์ โดยมีเลขอยู่

ระหว่าง 540-549 เช่น หมวด 543 คือ เคมีวิเคราะห์ (Analytic Chemistry) และหมวด 546 คือ เคมีอนินทรีย์ (Inorganic Chemistry) โดยงานวิจัยนี้ จะนำหมวด 540 มาศึกษาวิเคราะห์และเปรียบเทียบการจัดโครงสร้าง ความสัมพันธ์ของคำในแต่ละกลุ่ม ว่ามีความสอดคล้องกับโครงสร้าง ความสัมพันธ์ที่ได้จากส่วนอื่น ๆ หรือไม่ เพื่อนำไปใช้ในการจัดทำคลังคำวิชาเคมีระดับมัธยมให้มีความถูกต้อง ครบคลุมและสมบูรณ์มากยิ่งขึ้น

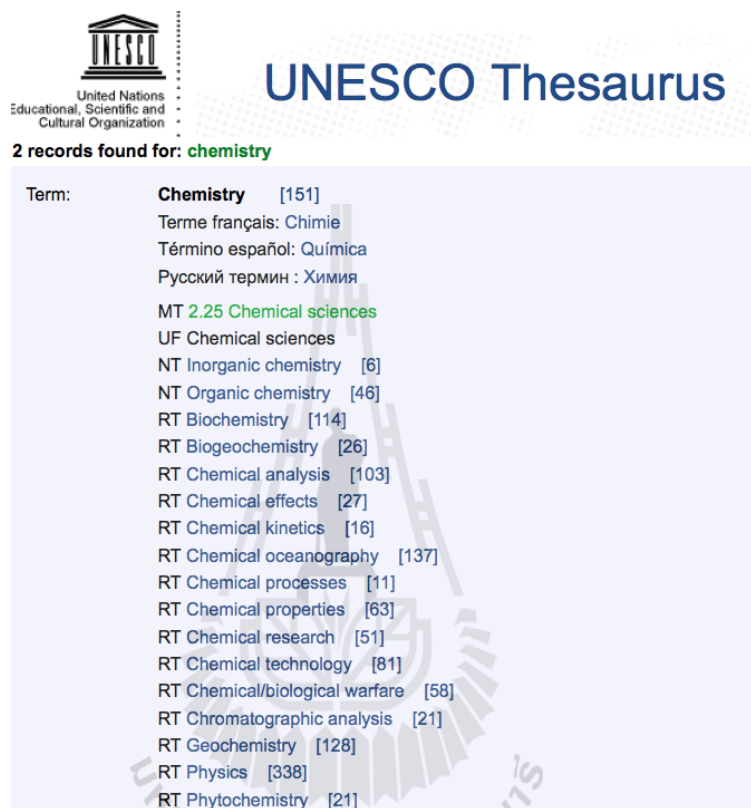
1.2) แบบแผนการจัดหมวดหมู่ ของระบบหอสมุดรัฐสภาอเมริกัน หรือระบบแอลซี (LC) เป็นระบบที่พยายาม จำแนกเนื้อหาในแต่ละสาขาวิชาออกมาให้ได้มากที่สุด ตามที่เกิดขึ้นจริง ดังนั้นในแต่ละหมวดหมู่จึงมีการแบ่งแยกย่อยไม่เหมือนกัน บางหมวดหมู่มีการแบ่งย่อยในระดับลึกเนื่องจากพัฒนาการขององค์ความรู้ในสาขานั้นมีการแตกแขนงออกไปมากทำให้มีจำนวนทรัพยากรที่ผลิตออกมามากสัญลักษณ์ ที่กำหนดขึ้นแท่งหมวดหมู่จะใช้ตัวอักษร โรมัน ผสมตัวเลข ซึ่งเนื้อหาสาระของวิชาเคมี (Chemistry) จะอยู่ที่หมวด QD ซึ่งเป็นหมวดย่อยของหมวด Q วิทยาศาสตร์ โดยมีหมวดย่อยของของ QD อยู่ระหว่าง QD1-999 เช่น หมวด QD71-142 คือ เคมีวิเคราะห์ (Analytic Chemistry) และหมวด QD146-197 คือ เคมีอนินทรีย์ (Inorganic Chemistry) การศึกษาครั้งนี้จะนำคำศัพท์และโครงสร้างความสัมพันธ์ของคำศัพท์ในหมวด QD มาศึกษา วิเคราะห์เปรียบเทียบเพื่อนำไปใช้ในการจัดทำคลังคำวิชาเคมีระดับมัธยม

1.3) ยูเนสโกธิซอรัส (UNESCO Thesaurus) เป็นการกำหนดชุดของ รายการคำศัพท์ควบคุมอย่างมีโครงสร้างที่ถูกนำไปใช้สำหรับวิเคราะห์หัวข้อและค้นคืนเอกสาร ต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับด้านการศึกษา วัฒนธรรม วิทยาศาสตร์ธรรมชาติ สังคม วิทยาและมนุษยวิทยา ตลอดจนในด้านการสื่อสารและข้อมูลสารสนเทศ ซึ่งเป็นกิจกรรม หนึ่งขององค์การยูเนสโกที่แสดงให้เห็นถึงวิวัฒนาการของระบบคำศัพท์สหสาขาวิชาชีพ ที่ได้รับ การพัฒนาและปรับปรุงแก้ไข คำศัพท์อย่างต่อเนื่อง ปัจจุบันยูเนสโกธิซอรัสมีชุดของรายการคำศัพท์ภาษาอังกฤษจำนวนกว่า 7,000 คำ (UNESCO, www, 2010) สำหรับโครงสร้างของคำศัพท์ที่เกี่ยวข้องกับวิชาเคมี (Chemistry) ในยูเนสโกธิซอรัส มีชุดคำศัพท์อยู่ 2 ชุด คือ เคมีอนินทรีย์ (Inorganic Chemistry) และเคมีอินทรีย์ (Organic Chemistry) (ดังรูปที่ 2.8)

2) แหล่งความ โดยทำการเก็บรวบรวมคำและสัปดาห์ต่าง ๆ จากแหล่ง ความที่มีเนื้อหาของกลุ่มสาระการเรียนรู้วิทยาศาสตร์ สอดคล้องกับหลักสูตรแกนกลางการศึกษา ขั้นพื้นฐาน พุทธศักราช 2551 จำนวน 2 แหล่งความ ได้แก่

2.1) การสกัดคำจากแหล่งความที่เป็นชื่อเรื่อง ของสื่อการสอน อิเล็กทรอนิกส์กลุ่มสาระวิชาวิทยาศาสตร์ ที่อยู่ภายใต้โครงการพัฒนาสื่ออิเล็กทรอนิกส์ตาม แผนปฏิบัติการไทยเข้มแข็ง 2555 (sp2) สำนักงานคณะกรรมการการศึกษาขั้นพื้นฐาน จำนวน 129 เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

2.2) การสกัดคำจากแหล่งความที่เป็นตำราและหนังสือเรียนของกลุ่มสาระการเรียนรู้วิทยาศาสตร์ โดยสกัดเฉพาะหน่วยการเรียนรู้ที่เกี่ยวข้องกับวิชาเคมี ได้แก่ สารและการจำแนก สารละลาย สารละลายกรด-เบส ธาตุและสารประกอบ การแยกสารปฏิกิริยาเคมี การเปลี่ยนแปลงพลังงานและการเกิดปฏิกิริยาเคมี สารชีวโมเลกุล ปิโตรเลียม และพอลิเมอร์



The image shows a screenshot of the UNESCO Thesaurus interface. At the top left is the UNESCO logo with the text 'United Nations Educational, Scientific and Cultural Organization'. To the right, the title 'UNESCO Thesaurus' is displayed in a large blue font. Below the title, it states '2 records found for: chemistry'. The main content area lists the term 'Chemistry' with a count of [151]. Below this, it lists translations in French ('Chimie'), Spanish ('Química'), and Russian ('Химия'). A list of related terms follows, each with a count in brackets, such as 'MT 2.25 Chemical sciences', 'UF Chemical sciences', 'NT Inorganic chemistry [6]', 'NT Organic chemistry [46]', 'RT Biochemistry [114]', 'RT Biogeochemistry [26]', 'RT Chemical analysis [103]', 'RT Chemical effects [27]', 'RT Chemical kinetics [16]', 'RT Chemical oceanography [137]', 'RT Chemical processes [11]', 'RT Chemical properties [63]', 'RT Chemical research [51]', 'RT Chemical technology [81]', 'RT Chemical/biological warfare [58]', 'RT Chromatographic analysis [21]', 'RT Geochemistry [128]', 'RT Physics [338]', and 'RT Phytochemistry [21]'. A faint watermark of a university logo is visible in the background.

รูปที่ 2.8 ความสัมพันธ์ระหว่างคำว่า เคมี (Chemistry) กับคำอื่น ๆ ของยูเนสโก (UNESCO, www, 2012)

3) แหล่งบุคคล โดยจะทำการเก็บรวบรวมจากบุคคล 2 กลุ่มคือ กลุ่มของผู้ใช้ ซึ่งจะใช้วิธีการสร้าง เครื่องมือเพื่อสำรวจคำค้น (Keywords) ที่ผู้เรียนที่กำลังศึกษาในระดับมัธยมศึกษาใช้ สนใจหรือชอบที่จะใช้สืบค้นข้อมูล และกลุ่มของผู้ทรงคุณวุฒิและ /หรือผู้เชี่ยวชาญในสาขาวิชาเคมี เพื่อช่วยตรวจสอบความถูกต้องของที่มาและโครงสร้างของคำ รวมทั้งการวิจารณ์และปรับปรุงคลังคำ

จากการศึกษาแนวคิดและทบทวนวรรณกรรมที่เกี่ยวข้องกับคลังคำทั้งหมดในข้างต้น คลังคำสำหรับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ของงานวิจัยนี้ คลังคำจะทำหน้าที่เป็นเครื่องมือในการกำหนดคำแทนสาระหรือคำดัชนีของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในขั้นตอนการจัดเก็บและทำหน้าที่เป็น

คำค้นในขั้นตอนการค้นคืนเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ จะพัฒนาตามโครงสร้างของชิซอร์ส ซึ่งมีความสัมพันธ์อยู่ 3 ลักษณะคือ ความสัมพันธ์ในลักษณะเท่าเทียมกัน ความสัมพันธ์ในลักษณะลดหลั่นตามลำดับชั้น และความสัมพันธ์ในลักษณะเกี่ยวข้งกันหรือความหมายคาบเกี่ยวกัน โดยคลังคำจะถูกสร้างขึ้นมาใหม่ โดยใช้แหล่งที่มาจากบัญชีศัพท์ควบคุมที่มีอยู่แล้ว 3 ชุดที่มีการจัดหมวดหมู่เนื้อหาสาระและความสัมพันธ์ระหว่างคำที่เกี่ยวข้องกับวิชาเคมีไว้แล้วและจากผู้เชี่ยวชาญ การพัฒนาชิซอร์สจะพัฒนาตามมาตรฐานของสคอส (SKOS) ซึ่งสามารถอธิบายความหมายของคำศัพท์ตามโครงสร้างของชิซอร์สได้ และจะใช้ โปรแกรม Protégé ในการจัดเก็บรายละเอียดและความสัมพันธ์ของคำต่าง ๆ ตามโครงสร้างของสคอสทั้งนี้เพื่อสามารถนำไปใช้ในการพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคลต่อไป

2.4 การแนะนำ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล

ในหัวข้อนี้จะกล่าวถึง แนวคิดและทฤษฎีที่เกี่ยวข้องสำหรับนำไปใช้ในการออกแบบและพัฒนาระบบขั้นตอนวิธี แนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล ในงานวิจัยนี้ โดยแบ่งการศึกษาออกเป็น 3 ส่วนคือ ส่วนของการพัฒนา ระบบแนะนำ ส่วนบุคคล (Personalized Recommendation System) ส่วนของกระบวนการทำเหมืองข้อมูล (Data Mining) และส่วนของการแนะนำส่วนบุคคล โดยใช้วิธีการทำเหมืองข้อมูลโดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

2.4.1 การพัฒนาระบบแนะนำส่วนบุคคล

แนวคิดการพัฒนาระบบแนะนำส่วนบุคคล เริ่มนำมาใช้ตั้งแต่ ช่วงกลางทศวรรษที่ 1990 โดยมุ่งเน้นไปที่การ พัฒนาระบบพาณิชย์อิเล็กทรอนิกส์เพื่ออำนวยความสะดวกให้กับลูกค้าหรือผู้ใช้ในเลือกซื้อสินค้าและบริการต่าง ๆ (Burke, 2002, pp. 331-370) จากนั้นแนวคิดการพัฒนาระบบแนะนำถูกนำไปประยุกต์ใช้ในหลายด้าน อาทิ ด้านการท่องเที่ยว ถูกใช้ในการพัฒนาระบบแนะนำสถานที่ท่องเที่ยวตามลักษณะส่วนบุคคล ทำให้สามารถแนะนำแหล่งท่องเที่ยวได้ตรงตามความชอบของแต่ละบุคคล (Biederman, Lai, Laitamaki, Messerli, Nyheim, and Plog, 2007, pp. 567-568; Egger and Buhalis, 2008, p.417; Chatcharaporn, Angskun-J and Angskun-T, 2013, pp. 160-166) ด้านการศึกษา ได้นำแนวคิดของการพัฒนาระบบแนะนำมาใช้เป็นส่วนหนึ่งของการพัฒนาระบบการเรียนรู้ที่ปรับวิธีการให้ตรงกับรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียน (Adaptive Learning) ที่อาศัยหลักการ ความแตกต่างระหว่างบุคคล (Individual Difference) ทำให้ได้รูปแบบ การสอนที่สามารถปรับให้เข้ากับผู้เรียน ซึ่งเป็นระบบแนะนำสื่อการเรียนรู้ ได้ตรงตามความต้องการเรียนรู้ของผู้เรียนอย่างแท้จริง และมีความเหมาะสมกับคุณลักษณะของผู้เรียนแต่ละบุคคล ทำให้ผู้เรียน เกิดการ

เรียนรู้ได้อย่างรวดเร็ว (Oppermann, 1994, pp. 455-472; Brusilovsky, 2001, pp. 87-110; Chen, Niu, Zhao and Li, 2014, pp. 271-284) งานวิจัยนี้ได้ศึกษาแนวคิดที่เกี่ยวข้องกับ ระบบแนะนำส่วนบุคคล เพื่อนำไปประยุกต์ใช้งานในรูปแบบของการพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเรียนรู้แบบอัจฉริยะเชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล โดยมีรายละเอียดดังนี้

2.4.1.1 ความหมายของระบบแนะนำ

เรสเน็คและแวร์เรียน (Resnick and Varian, 1997, pp. 56-58) ได้นิยามความหมายของ ระบบแนะนำ ว่าเป็น ระบบที่ให้ผู้ใช้งานป้อนข้อมูลเพื่อ ระบบจะได้ทำการรวบรวมข้อมูล ประมวลผลและส่งข้อมูลที่มีความเหมาะสมในรูปแบบของการ แนะนำ ข้อมูลกลับไปให้ผู้ใช้งาน

เบิร์ค (Burke, 2002, pp. 331-370) ได้ให้อธิบายความหมายของระบบแนะนำว่าหมายถึง ระบบใด ๆ ก็ตามที่สามารถ แสดงผลลัพธ์ ในรูปแบบของการ แนะนำที่ตรงกับความต้องการส่วนบุคคลของผู้ใช้ นั้น ๆ ซึ่งครอบคลุม ความสามารถ ของระบบ ในการแนะนำ ให้ผู้ใช้เข้าถึงเฉพาะข้อมูลที่สนใจหรือ ใช้ประโยชน์จากตัวเลือก ต่าง ๆ ที่มีอยู่เป็นจำนวนมากได้ โดยเบิร์คกล่าวว่า ระบบแนะนำได้ถูกนำไป ประยุกต์ใช้ในการแนะนำสินค้าหรือบริการ ของระบบพาณิชย์อิเล็กทรอนิกส์ที่มีชื่อเสียง ได้แก่ อะแมซอนคอม (Amazon.com) อีเบย์ (eBay) และซีดีนิว (CDNow) รวมทั้งนำไปใช้ในการแนะนำสารสนเทศ จากแหล่งข้อมูลขนาดใหญ่บน เครือข่ายอินเทอร์เน็ต

แอดมามีเลียสและทูซฮิลิน (Admavicius and Tuzhilin, 2005, pp. 83-90) กล่าวว่า ระบบแนะนำเป็นการใช้เทคนิคการค้นหาคำแนะนำจากข้อมูลหรือสารสนเทศที่มีอยู่เพื่อนำเอาความรู้เหล่านั้นไปใช้ประกอบการตัดสินใจและเป็นองค์ประกอบสำคัญต่อธุรกิจบนเว็บไซต์ เมลวิลล์ และซินด์วานี (Melville and Sindhvani, 2010, p.829) และเคอราชิมะและคณะ (Kurashima, Iwata, Irie, and Fujimura, 2010, p.579) ได้อธิบายความหมายของ ระบบแนะนำว่าหมายถึง ระบบที่สามารถสร้างขึ้นมาเพื่อช่วยค้นหาและแนะนำข้อมูล หรือสารสนเทศ ซึ่งอาจจะเป็น สินค้าหรือบริการ ก็ได้ที่ตรงกับความต้องการหรือ สอดคล้องกับ ความต้องการของผู้ใช้แต่ละบุคคล

นลินี โสพัศสถิต (2555, หน้า 4) ได้กล่าวว่า ระบบแนะนำ หมายถึง ระบบที่แนะนำวัตถุ (Item) ให้กับผู้ใช้งาน โดยอ้างอิงจากสมมติฐานการเรียนรู้ ข้อมูลความชอบหรือความต้องการ ณ ขณะนั้นของผู้ใช้งาน

จากนิยามข้างต้น งานวิจัยนี้ได้สรุปนิยามของคำว่าระบบแนะนำ (Recommendation System) ว่าหมายถึง ระบบที่สามารถแนะนำและค้นหาทรัพยากรสารสนเทศได้

ตรงกับความสนใจหรือสอดคล้องกับความต้องการของผู้ใช้แต่ละราย โดยอาศัยเงื่อนไขหรือกฎการแนะนำต่าง ๆ ที่ได้มาจากกระบวนการ ค้นหารูปแบบและ /หรือความสัมพันธ์ ต่าง ๆ ของข้อมูล ที่ซ่อนอยู่ในฐานความรู้ของระบบ

2.4.1.2 เทคนิควิธีการแนะนำส่วนบุคคล

เทคนิควิธีที่นำมาใช้ในการพัฒนาระบบแนะนำจะเกี่ยวข้องกับแนวคิด ความเป็นส่วนตัวหรือส่วนบุคคล (Prersonalization) เนื่องจากเป็นกระบวนการเพื่อให้ได้มาซึ่งความสนใจของผู้ใช้สำหรับสร้างเป็น แบบจำลองผู้ใช้ (UserModeling) สำหรับระบบแนะนำ โดยจะต้องมีการจัดเก็บแบบจำลองของผู้ใช้ไว้เพื่อใช้ในการทำนายหรืออนุมานความต้องการของผู้ใช้ ดังนั้น จึงจำเป็นต้องศึกษาแนวคิดที่เกี่ยวข้องกับความเป็นส่วนบุคคลและแนวคิดที่เกี่ยวข้องกับ เทคนิควิธีการแนะนำส่วนบุคคล ดังต่อไปนี้

คิม(Kim,2002,pp.29-40)ได้กล่าวถึง แนวคิดหลักของความเป็นส่วนบุคคล ว่าเป็นการรับสารสนเทศ บางส่วนจาก สารสนเทศ ทั้งหมด ซึ่งสารสนเทศที่ได้รับนั้น จะต้อง มีความสัมพันธ์หรือ เชื่อมโยงกับ คุณลักษณะรายบุคคลหรือของ กลุ่ม บุคคลนั้น ๆ โดยแบ่ง วัตถุประสงค์ของการนำแนวคิดความเป็นส่วนบุคคล ไปใช้งานใน 2 บริบทคือ บริบทแรกมุ่งเน้นที่ การส่งมอบสารสนเทศ โดยคำนึงถึง ความต้องการของผู้ใช้เป็นหลักและจะต้องมีความ สัมพันธ์กับ ความต้องการของผู้ใช้ โดยอาจจะเป็น แบบรายบุคคลหรือ รายกลุ่มก็ได้ที่มี รูปแบบและเวลาที่ เฉพาะเจาะจง ทั้งนี้อาจจะเป็นข้อมูลในอดีตซึ่งมาจากแหล่งข้อมูลเพียงแหล่งเดียวหรือหลายแหล่งก็ เป็นได้ ส่วนบริบท ที่สอง ได้มาจาก แนวคิด ของ การตลาดแบบหนึ่งต่อหนึ่ง (One-to-One Marketing) อาศัยหลักการนำเสนอข้อมูลสินค้าหรือบริการที่น่าสนใจกับลูกค้าหรือผู้ใช้เพียงแค่ว่า กลุ่มเท่านั้น ซึ่งมีเป้าหมายเพื่อเพิ่มรายได้และลด โอกาสการสูญเสียทางธุรกิจ ดังนั้น จะต้องทำความเข้าใจกับความต้องการ ลักษณะนิสัย การดำเนินชีวิต ความพึงพอใจ สิ่งที่ชอบและไม่ชอบ รวมถึง การ ระบุความต้องการและความพึงพอใจส่วนตัว เพื่อให้สามารถ แนะนำ สารสนเทศ ที่เป็น ประโยชน์และตรงกับความต้องการของผู้ใช้มากที่สุด

ส่วนของแนวคิดที่เกี่ยวข้องกับ เทคนิค วิธีที่นำมาใช้ในการแนะนำส่วนบุคคลนั้น มีอยู่หลากหลายแนวคิด ซึ่งจะขึ้นอยู่กับวัตถุประสงค์ของการพัฒนาระบบว่าต้องการ มุ่งเน้นหรือต้องการนำระบบไปประยุกต์ใช้ประโยชน์ในด้านใด ซึ่งงานวิจัยนี้ได้ศึกษาแนวคิด ที่เกี่ยวข้องกับเทคนิควิธีการแนะนำส่วนบุคคล 2 แนวคิด ดังนี้

1) เทคนิควิธีการแนะนำส่วนบุคคล ตามแนวคิดของ เบิร์ค(Burke, 2002, pp.331-370)เป็นการแบ่งวิธีการแนะนำส่วนบุคคลตามลักษณะการกรองข้อมูล (Filtering)โดยส่วน ใหญ่นิยมแบ่งออกเป็น 3 กลุ่ม ได้แก่

1.1) การกรองแบบอิงเนื้อหา (Content-based Filtering) เป็นเทคนิควิธีที่นำมาใช้ในการ แนะนำ ข้อมูลให้กับผู้ใช้ โดยตั้งอยู่บนพื้นฐานของการวิเคราะห์ เพื่อเทียบเคียงความคล้ายคลึงกันของข้อมูล โดยใช้วิธีการจับคู่ระหว่างข้อมูลผู้เข้ากับข้อมูลในอคติของผู้ใช้ที่ถูกจัดเก็บไว้ในแบบจำลอง ของระบบซึ่งมีความเป็นไปได้ที่วิธีการกรองแบบอิงเนื้อหา อาจให้คำแนะนำที่ไม่ถูกต้องได้ เช่น ในกรณีที่ ผู้ใช้ต้องการค้นหาของขวัญให้เพื่อน แต่ปรากฏว่าระบบแนะนำของเฉพาะที่ตรงกับความสนใจและความต้องการที่เกี่ยวข้องกับผู้ใช้เท่านั้น

1.2) การกรองแบบร่วมมือ (Collaborative Filtering) เป็นเทคนิควิธีที่นำมาใช้ในการแนะนำข้อมูล ให้กับผู้ใช้โดยตั้งอยู่บนพื้นฐานของการแนะนำข้อมูลที่ผู้ใช้ต้องการ โดยอาศัยข้อมูล จากผู้ใช้คนอื่น ๆ หรือที่เรียกว่า เพื่อนบ้าน (Neighborhood) ที่มีลักษณะใกล้เคียงหรือความคล้ายคลึงกันกับผู้ใช้ ดังนั้น จึงเป็นวิธี การจับคู่ระหว่างผู้เข้ากับ เพื่อนบ้าน ที่มีความ ชอบหรือสนใจที่คล้ายคลึงกับผู้ใช้ที่มีอยู่ในระบบ ดังนั้นจึงทำให้ระบบแนะนำที่ใช้เทคนิควิธีการกรองแบบร่วมมือนั้น สามารถแนะนำข้อมูลของเพื่อนบ้านที่มีความชอบ คล้ายคลึงกับผู้ใช้ได้ ซึ่งอาจจะเป็นการแนะนำในสิ่งที่ผู้ใช้อาจจะสนใจโดยที่ผู้ใช้ไม่เคยรู้มาก่อน (Kabassi, 2010, pp. 51-66)

1.3) การกรองแบบผสม (Hybrid Approaches Filtering) เป็น เทคนิควิธีการแนะนำโดยการผสมผสานวิธีการต่าง ๆ เข้าด้วยกันเพื่อให้ ได้ผลลัพธ์ ของการแนะนำที่ถูกต้องแม่นยำมากขึ้น ซึ่งวิธีการกรองแบบผสมนี้ อาจจะเป็นการรวมระหว่างเทคนิควิธีการ กรองแบบอิงเนื้อหาและการกรองแบบ ร่วมมือเข้ากันด้วย เพื่อลดข้อเสียและนำข้อดีของทั้ง สองวิธีมาเกื้อหนุนกัน ยังมีงานวิจัยบางส่วนที่นอกจากจะผสมผสานทั้งสองเทคนิคข้างต้นแล้วยังมีการนำเข้าข้อมูลด้าน ประชากรศาสตร์ (Demographic) เข้ามาร่วมในส่วนของการสร้าง ประวัติผู้ใช้และประมวลผลความคล้ายคลึงกันระหว่างความชอบของผู้ใช้ ทำให้ได้ผลลัพธ์เพื่อนำใช้แนะนำข้อมูลที่มีประสิทธิภาพเพิ่มขึ้น (Pazzani, 1999; Schiaffino and Amandi, 2009; คมกิต ชัชราภรณ์, 2556)

2) เทคนิควิธีการแนะนำส่วนบุคคล ตามแนวคิดของ บริซเฮ็กเกอร์แมน และคาดี (Breese, Heckerman and Kadie, 1998) เป็นการแบ่ง วิธีการแนะนำส่วนบุคคลโดยพิจารณาจากกระบวนการทำงานต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้อง ซึ่งสามารถแบ่งออกเป็น 2 กลุ่ม คือ

2.1) เทคนิคซึ่งอาศัยความจำ (Memory-based Techniques) จะใช้วิธีการนำข้อมูลของผู้ใช้แต่ละรายบุคคลไปทำการเปรียบเทียบว่ามีคุณลักษณะที่ความคล้ายคลึงกับข้อมูล ผู้ใช้คนอื่น ๆ คนใดบ้างที่มีอยู่ในระบบ ณ ขณะนั้น ซึ่งจะเป็นการเปรียบเทียบข้อมูลกับทุก ๆ คนที่มีอยู่ในระบบแล้วทำการประมวลผลแบบทันที (Real time) ดังนั้น ถ้ามีข้อมูลของผู้ใช้ในระบบเป็นจำนวนมาก ก็จะส่งผลให้ต้องใช้เวลาค่อนข้างมากในการประมวลผล โดยอาจจะส่งผลกระทบต่อเวลาที่ใช้ในการแสดงผลการให้คำแนะนำกับผู้ใช้ได้

2.2) เทคนิคซึ่งอาศัยแบบจำลอง(Model-based Techniques)จะใช้วิธีการนำข้อมูลของผู้ใช้ทั้งหมดที่มีอยู่ในระบบ มาสร้างเป็นแบบจำลองหรือแบบจำลองสำหรับให้คำแนะนำกับบุคคลที่มีลักษณะคล้ายคลึงกัน ดังนั้น เมื่อผู้ใช้เข้าสู่ระบบ ข้อมูลของผู้ใช้จะถูกนำไปเปรียบเทียบกับแบบจำลองการแนะนำที่มีอยู่ระบบ เมื่อดำเนินการตรวจสอบแล้วพบว่าผู้ใช้มีลักษณะคล้ายคลึงกับตัวแบบใดของแบบจำลองการแนะนำของระบบก็จะประมวลผลข้อมูลและแสดงผลลัพธ์ให้กับผู้ใช้ จึงทำให้กระบวนการทำงานเทคนิควิธีนี้ใช้เวลาในการทำงานน้อยกว่าเทคนิควิธีซึ่งอาศัยความจำ โดยส่วนใหญ่นิยมสร้างแบบจำลองด้วยเทคนิคการเรียนรู้ของเครื่อง (Machine Learning)

จากการทบทวนวรรณกรรมที่เกี่ยวข้องกับการพัฒนาและประยุกต์ใช้ระบบแนะนำส่วนบุคคลในการจัดการเรียนการสอน พบว่า มีการออกแบบและพัฒนาระบบในรูปแบบต่าง ๆ ให้สามารถ จัดเตรียมข้อมูลนำส่งข้อมูล และแนะนำเนื้อหาบทเรียนต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องให้กับผู้เรียนตามความต้องการ โดยการค้นหาความสัมพันธ์ระหว่าง ข้อมูลลักษณะของผู้เรียนแต่ละบุคคลกับข้อมูลลักษณะของสื่อการเรียนรู้ นำเงื่อนไขหรือกฎความสัมพันธ์ที่ได้ไปใช้ในการแนะนำของสื่อการเรียนรู้ที่เหมาะสม สำหรับการเรียนรู้ให้กับผู้เรียน (Klašnja-Milićević et al,2011; Chen and Persen, 2012; Vesin et al,2013;Özpolat and Akar, 2009)ซึ่งพบว่า เทคนิควิธีการแนะนำส่วนบุคคลของงานวิจัยดังกล่าวข้างต้น โดยส่วนใหญ่ใช้ เทคนิคซึ่งอาศัยแบบจำลอง และหลักการทำให้เหมือนข้อมูล เพื่อ ค้นหาและสร้างแบบจำลองความสัมพันธ์ระหว่าง ข้อมูลต่าง ๆ ด้วยวิธีการเก็บรวบรวมข้อมูลจากกลุ่มตัวอย่างที่ต้องการศึกษา จากนั้นนำข้อมูลที่ได้มาใช้ในการสร้างแบบจำลอง ซึ่งเป็นกระบวนการทำงานที่ใช้เวลาในการประมวลผลน้อยกว่าการใช้ เทคนิคซึ่งอาศัยความจำ โดยพบว่า ยังไม่มีการนำข้อมูลคุณลักษณะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้านเนื้อหาและข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียนมาใช้เป็นส่วนหนึ่งในการสร้างแบบจำลองแนะนำส่วนบุคคล

ดังนั้น การพัฒนาแบบจำลองในส่วนของการ แนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล ของงานวิจัยนี้ จึงเลือกใช้วิธีการกรองแบบร่วมมือ (Collaborative filtering) ซึ่งเป็นเทคนิควิธีการที่ สามารถ รองรับการ แนะนำข้อมูล ที่นอกเหนือจากข้อมูลที่ ผู้ใช้ไว้ว่ามีความชอบหรือสนใจได้ จึงทำให้สามารถแนะนำคุณลักษณะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ผู้ใช้อาจจะชอบหรือสนใจก็ได้ รวมทั้งใช้แนวคิดของ เทคนิคอาศัยแบบจำลอง(Model-based Techniques)ซึ่งเป็นวิธีที่เหมาะสมกับงานวิจัยนี้เนื่องจากมีคุณลักษณะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่เกี่ยวข้องเป็นจำนวนมาก ดังนั้น การเลือกใช้วิธีแนะนำข้อมูลให้กับผู้ใช้ โดยการสร้างแบบจำลองเตรียมไว้ก่อนแล้วค่อยทำการเปรียบเทียบความคล้ายคลึงของข้อมูลผู้ใช้กับแบบจำลองที่มีอยู่ในระบบ จึงมีความเหมาะสมกับลักษณะข้อมูลของงานวิจัยนี้

2.4.2 การทำเหมืองข้อมูล

การทำเหมืองข้อมูล (Data Mining) คือ ขั้นตอนหรือกระบวนการทำงานที่ถูกนำมาใช้เพื่อจัดกระทำกับข้อมูลจำนวนมาก ในลักษณะของการสกัดข้อมูล (Extract data) เพื่อค้นหารูปแบบและความสัมพันธ์ที่ซ่อนอยู่ในชุดข้อมูลนั้น ทำให้ได้ ความรู้หรือสารสนเทศ ที่เป็นประโยชน์ (Useful Information) ที่มีความถูกต้อง (Valid) และสามารถนำไปใช้ให้เกิดผลได้ (Actionable) ซึ่งการทำเหมืองข้อมูลถูกนำมาใช้สำหรับค้นหาความรู้ที่มีอยู่ในฐานข้อมูลหรือฐานความรู้ต่าง ๆ มาตั้งแต่ต้นทศวรรษ 1980 (Han, Kamber and Pei, 2011, p. 3) โดยรูปแบบของความรู้ที่ค้นพบด้วยอัลกอริทึมต่าง ๆ ของการทำเหมืองข้อมูลนั้นจะมีความหมายที่แตกต่างกันไป ขึ้นอยู่กับผู้ใช้งานว่าจะเลือกนำมิติของผลลัพธ์ที่ได้ไป ใช้ประโยชน์ให้เหมาะสมกับสิ่งที่ต้องการอย่างไร สำหรับงานวิจัยนี้จะศึกษาแนวคิดและขั้นตอนวิธีของการทำเหมืองข้อมูล เพื่อนำไปใช้ ในการพัฒนาแบบจำลองแนะนำผลิตภัณฑ์ตามคุณลักษณะรายบุคคล โดยมีรายละเอียดดังนี้

2.4.2.1 ความหมายของการทำเหมืองข้อมูล

ฮาน และแคมเบอร์ (Han and Kamber, 2001, p. 5) ได้นิยามความหมายของการทำเหมืองข้อมูล ไว้ว่า คือกระบวนการที่กระทำกับข้อมูลจำนวนมากเพื่อค้นหารูปแบบและความสัมพันธ์ที่ซ่อนอยู่ในชุดข้อมูลนั้น การทำเหมืองข้อมูลได้ถูกนำไปประยุกต์ใช้ในงานหลายประเภท ทั้งในด้านธุรกิจที่ช่วยในการตัดสินใจของผู้บริหาร ในด้านวิทยาศาสตร์และการแพทย์ รวมทั้งในด้านเศรษฐกิจและสังคม

ไวเทนและแฟรงก์ (Witten and Frank, 2005, p.5) ได้กล่าวว่า การทำเหมืองข้อมูล หมายถึง วิธีการค้นหาแบบ (Patterns) ของข้อมูลในฐานข้อมูลที่เป็นไปโดยอัตโนมัติหรือกึ่งอัตโนมัติก็ได้ แต่ จะต้องมีการกำหนด ในกระบวนการค้นหาข้อมูลในฐานข้อมูล (Knowledge Discovery in Databases: KDD) อย่างมีรูปแบบ ซึ่งจะทำได้ผลลัพธ์เป็นข้อค้นพบที่มีความหมายในรูปแบบ ของมิติต่าง ๆ ซึ่งผู้ใช้งาน สามารถเลือกนำ ผลลัพธ์ที่ได้ ไปใช้ประโยชน์ตาม ความต้องการได้

นิตยาเกิดประสพ (2547, หน้า 9-10) ได้อธิบายความหมายของการทำเหมืองข้อมูลว่า หมายถึง กระบวนการที่นำมาใช้ในการ ประมวลผลข้อมูลจำนวนมากโดยอัตโนมัติ ที่เก็บอยู่ในฐานข้อมูล เพื่อค้นหาแบบ (Pattern) ที่ซ่อนอยู่ในนั้น เพื่อ ให้องค์กรนำไปใช้ในการวางแผนการดำเนินงานหรือการตัดสินใจดำเนินการอย่างใดอย่างหนึ่งต่อไป โดยการประมวลผลนี้จะใช้วิธีการทางสถิติ คณิตศาสตร์ การเรียนรู้ของเครื่องและการรู้จำแบบ

กิตติ ภัคดีวัฒนกุล (2550, หน้า 84) กล่าวไว้ว่า เหมือนข้อมูล หมายถึง การวิเคราะห์ข้อมูลเพื่อแยกประเภท จำแนกรูปแบบและความสัมพันธ์ของข้อมูลจากฐานข้อมูลขนาดใหญ่หรือคลังข้อมูลและนำเสนอสารสนเทศที่ได้ไปใช้ในการตัดสินใจ ดังนั้น การทำเหมืองข้อมูลจึงมีความเกี่ยวข้องกับการวิเคราะห์ข้อมูลที่มีการใช้เทคนิคบางประการเพื่อค้นหารูปแบบและเชื่อมโยงความสัมพันธ์ของข้อมูลที่ถูกซ่อนอยู่และไม่เคยมีมาก่อนจากคลังข้อมูล จนกลายเป็นการค้นพบองค์ความรู้ใหม่ (Knowledge Discovery)

จากนิยามข้างต้น งานวิจัยนี้ได้สรุปความหมายของการทำเหมืองข้อมูล ว่า หมายถึง กระบวนการที่นำมาใช้ในการประมวลข้อมูลจำนวนมาก เพื่อค้นหาความรู้และ / หรือตัวแบบความสัมพันธ์ที่ซ่อนอยู่ในนั้น ด้วยเทคนิควิธีต่าง ๆ เช่น การจัดกลุ่ม (Clustering) การจำแนกข้อมูล (Classification) และการค้นหากฎความสัมพันธ์ (Association Rule Discovery) เพื่อนำความรู้และ / หรือตัวแบบความสัมพันธ์ที่ได้ไปใช้ประโยชน์ในด้านต่าง ๆ เช่น การแนะนำข้อมูล การวางแผน การพยากรณ์ และการสนับสนุนการตัดสินใจ เป็นต้น

2.4.2.2 สถาปัตยกรรมของระบบการทำเหมืองข้อมูล

กระบวนการทำเหมืองข้อมูล เป็นวิวัฒนาการหนึ่งของการจัดเก็บข้อมูลและการตีความหมายของข้อมูล จากเดิมที่มีการจัดเก็บในฐานข้อมูลอย่างง่าย ๆ มาสู่วิธีการที่สามารถดึงข้อมูลสารสนเทศจากฐานข้อมูลมาใช้ประโยชน์ โดยการขุดค้นพบความรู้ที่ซ่อนอยู่ในข้อมูลนั้น ซึ่งฮานและแคมเบอร์ (Han and Kamber, 2001, pp. 7-9) ได้อธิบายเกี่ยวกับ สถาปัตยกรรมระบบการทำเหมืองข้อมูลและแบ่งขั้นตอนการทำเหมืองข้อมูลออกเป็น 6 ส่วน (ดังรูปที่ 2.9)

สามารถอธิบายการทำงานของแต่ละส่วน ได้ดังนี้

1) ส่วนของแหล่งข้อมูลของการทำเหมืองข้อมูล ซึ่งได้มาจากแหล่งข้อมูลต่าง ๆ ได้แก่ ฐานข้อมูล (Database) ข้อมูลคลังสินค้า (Data Warehouse) เครือข่ายอินเทอร์เน็ต (World Wide Web) และคลังข้อมูลสารสนเทศต่าง ๆ (Other Information Repositories)

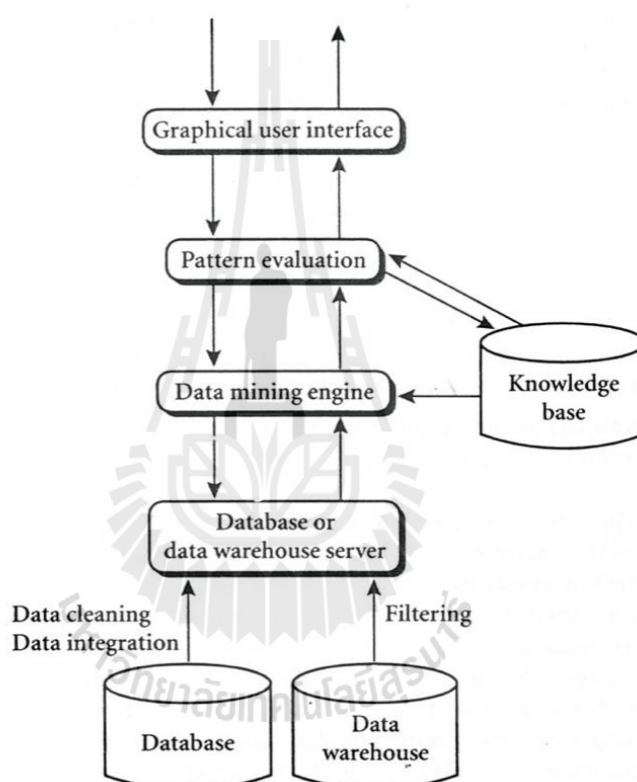
2) ส่วนของการให้บริการข้อมูล (Database or Data Warehouse Server) หมายถึง ฐานข้อมูลหรือคลังข้อมูลที่ทำหน้าที่นำเข้าข้อมูลและให้บริการข้อมูลตามคำขอของผู้ใช้

3) ส่วนของฐานความรู้ (Knowledge Base) เป็นส่วนของความรู้เฉพาะด้านในงานนั้น ๆ ที่จะทำการค้นหาความรู้ ซึ่ง จะเป็นประโยชน์ต่อการสืบค้น หรือ การประเมินความน่าสนใจของรูปแบบผลลัพธ์ที่ได้

4) ส่วนของเครื่องประมวลผลการทำเหมืองข้อมูล (Data Mining Engine) เป็นส่วนประกอบหลักที่ ทำหน้าที่ค้นหาความรู้และ / หรือตัวแบบความสัมพันธ์ต่าง ๆ ด้วยเทคนิควิธีต่าง ๆ เช่น การหากฎความสัมพันธ์ การจำแนกประเภท และการจัดกลุ่ม เป็นต้น

5) ส่วนของการประเมินตัวแบบ (Pattern Evaluation) เป็นส่วนที่จะต้องทำงานร่วมกับส่วนของเครื่องประมวลผลการทำเหมืองข้อมูล เพื่อทำหน้าที่ประเมินผลความรู้และ / หรือตัวแบบที่ได้ และทำการกั้นกรองผลลัพธ์ที่ได้เพื่อให้การค้นหามุ่งเน้นเฉพาะรูปแบบที่น่าสนใจ

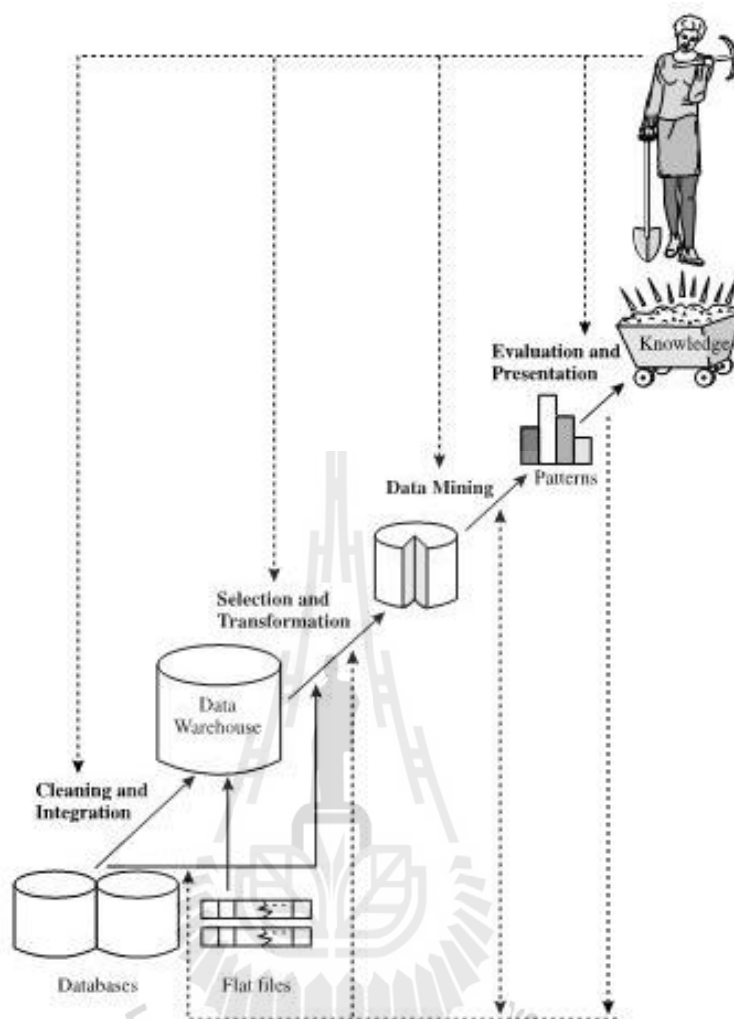
6) ส่วนของการปฏิสัมพันธ์กับผู้ใช้ (Graphic User Interface) เป็นส่วนติดต่อประสานระหว่างผู้ใช้กับระบบการทำเหมืองข้อมูล ซึ่งจะช่วยให้ผู้ใช้สามารถระบุความต้องการที่จะทำเหมืองข้อมูลหรือโครงสร้างการจัดเก็บข้อมูล และประเมินผลลัพธ์ที่ได้



รูปที่ 2.9 สถาปัตยกรรมระบบการทำเหมืองข้อมูล(Han and Kamber, 2001, p. 8)

2.4.2.3 ขั้นตอนการทำเหมืองข้อมูล

การทำเหมืองข้อมูลเป็น กระบวนการที่นำมาใช้ในการประมวลข้อมูลจำนวนมากเพื่อค้นหาความรู้และ/หรือตัวแบบความสัมพันธ์ที่ซ่อนอยู่ในนั้น โดยมีกระบวนการของการค้นหาความรู้ในฐานข้อมูล เพื่อให้ได้องค์ความรู้ (Han, Kamber and Pei, 2011, p.7) ดังรูปที่ 2.10สามารถอธิบายขั้นตอนของการทำเหมืองข้อมูล ดังต่อไปนี้



รูปที่ 2.10 ขั้นตอนการทำเหมืองข้อมูล(Han, Kamber and Pei, 2011, p.7)

- 1) การทำความสะอาดข้อมูล (Data Cleaning) เป็นขั้นตอน การคัดข้อมูลที่ไม่เกี่ยวข้องออกไป ซึ่งอาจจะเป็นข้อมูลที่เสียหรือนำมาใช้ไม่ได้
- 2) การรวมข้อมูล (Data Integration) เป็นขั้นตอนการรวบรวมข้อมูลที่มีหลายแหล่งให้เป็นข้อมูลชุดเดียวกัน
- 3) การคัดเลือกข้อมูล (Data Selection) เป็นขั้นตอนการดึงข้อมูลหรือคัดเลือกข้อมูลที่เกี่ยวข้องกับงานที่ต้องการวิเคราะห์ โดยทำการเลือกข้อมูลขึ้นมาจากแหล่งที่บันทึกไว้
- 4) การแปลงข้อมูล (Data Transformation) เป็นขั้นตอนของการแปลงข้อมูลหรือทำให้ข้อมูลอยู่ในรูปแบบที่เหมาะสมสำหรับการใช้งาน

5) การทำเหมืองข้อมูล (Data Mining) เป็นขั้นตอนการค้นหารูปแบบที่เป็นประโยชน์จากข้อมูลที่มีอยู่ โดยใช้กระบวนการต่าง ๆ ที่จะทำให้สามารถสกัดรูปแบบหรือความรู้จากข้อมูลที่มีอยู่ให้สามารถนำไปใช้งานได้

6) การประเมินตัวแบบ (Pattern Evaluation) เป็นขั้นตอนการประเมินตัวแบบที่ได้จากการทำเหมืองข้อมูลว่าสามารถนำไปใช้เป็นตัวแทนความรู้ได้หรือไม่

7) การนำเสนอความรู้ (Knowledge Representation) เป็นขั้นตอนการนำเสนอความรู้ที่ค้นพบ โดยใช้เทคนิคต่าง ๆ เพื่อนำเสนอเพื่อให้กับผู้ใช้งาน

2.4.2.4 ลักษณะงานของการทำเหมืองข้อมูล

ผลลัพธ์ที่ได้จากกระบวนการทำเหมืองข้อมูล สามารถนำไปประยุกต์ใช้กับงานลักษณะต่าง ๆ ตามที่ผู้ใช้ต้องการได้อย่างหลากหลาย ตามแนวคิดของแบร์รีและลินออฟ (Berry and Linoff, 2004, p. 8) ได้แบ่งลักษณะงานของการทำเหมืองข้อมูลออกเป็น 6 ด้าน ดังนี้

1) งานจำแนกข้อมูล (Classification) เป็นลักษณะงานที่ใช้หลักการจำแนกข้อมูล เพื่อจัดหมวดหมู่และจัดลำดับข้อมูลต่าง ๆ ที่มีการแบ่งกลุ่มอยู่แล้ว ให้สามารถนำผลของการจำแนกข้อมูลที่ได้ไปใช้ประโยชน์ ทำให้เกิดความเข้าใจ ติดต่อสื่อสาร รวมทั้งเข้าถึงได้ง่าย ซึ่งเป็นเทคนิควิธีที่เก่าแก่และมีการใช้กว้างขวางที่สุด

2) งานจัดกลุ่ม (Clustering) เป็นลักษณะงานที่ใช้วิธีการจัดกลุ่มข้อมูลที่มีความเกี่ยวข้องสัมพันธ์กัน หรือมีลักษณะที่เหมือน ๆ กันให้อยู่ในกลุ่มเดียวกัน เป็นกระบวนการที่ไม่ต้องอาศัยการจำแนกข้อมูลไว้ล่วงหน้า มีหลักการทำงานที่แตกต่างกับงานจำแนกข้อมูลอย่างเด่นชัด โดยงานจัดกลุ่มข้อมูลจะต้องทำการค้นหาว่าข้อมูลจะถูกนำมารวมกลุ่มหรือรวมตัวกันบนพื้นฐานของความคล้ายกันของข้อมูลและจัดเป็นกลุ่มต่าง ๆ ได้อย่างไร ซึ่งจะต้องแบ่งกลุ่มหรือจัดกลุ่มให้เสร็จสมบูรณ์ก่อน จึงจะสามารถนำไปใช้ประโยชน์ได้ (Witten and Frank, 2005, p.136)

3) งานอธิบายและบอกรายละเอียดข้อมูล (Description and Profiling) เป็นงานที่มุ่งเน้นการนำผลที่ได้จากการทำเหมืองข้อมูลไปใช้ประโยชน์ในรูปแบบของการอธิบายหรือบอกรายละเอียดสิ่งที่เกิดขึ้นในฐานข้อมูลที่มีความสลับซับซ้อน เพื่อให้เกิดความเข้าใจเกี่ยวกับข้อมูลที่มีอยู่มากขึ้น เช่น การอธิบายและวิเคราะห์ความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลประวัติลูกค้ากับข้อมูลผลิตภัณฑ์ที่เกิดขึ้นร่วมกัน ด้วยเทคนิคต้นไม้ตัดสินใจ (Decision Tree)หรือกฎความสัมพันธ์ (Association Rule)ก็จะทำให้สามารถนำไปใช้ในประโยชน์ทางการค้าได้ เป็นต้น

4) งานประเมินค่า (Estimation) เป็นงานที่เกี่ยวข้องกับการนำผลที่ได้จากการทำเหมืองข้อมูลไปประยุกต์ใช้เพื่อประเมินค่าสิ่งต่าง ๆ ซึ่งจะทำให้ได้ผลลัพธ์ที่มีประโยชน์และ

อาจจะเป็นสิ่งที่ไม่ได้คาดคิดมาก่อน โดยใช้วิธีการสร้างแบบจำลองหรือตัวแบบจากเทคนิควิธีการต่าง ๆ จากนั้นนำแบบจำลองที่ได้ไปทำการป้อนข้อมูลบางอย่างเข้าไป ซึ่งก็จะทำให้สามารถประเมินมูลค่าของสิ่งที่มีความสนใจหรือต้องการได้

5) งานค้นหากฎความสัมพันธ์ (Association Rule Discovery) เป็นลักษณะงานที่เกี่ยวข้องกับการค้นหาแบบความสัมพันธ์ ที่อยู่ในรูปแบบของชุดข้อมูล (Item Sets) กับเหตุการณ์ที่ตามมา (Subsequences)และโครงสร้างของส่วนย่อย (Substructures)ซึ่งจะได้ผลลัพธ์เป็นลักษณะความสัมพันธ์ของชุดข้อมูลที่พบหรือปรากฏร่วมกันบ่อย ๆ (Han, Kamber and Pei, 2011, pp. 228-229) ซึ่งเป็นงานของการทำเหมืองข้อมูล ที่ได้รับความนิยมนำไปใช้ในวงการธุรกิจ โดยเฉพาะในส่วนของการวิเคราะห์พฤติกรรมในการซื้อสินค้าของลูกค้า

6) งานคาดการณ์ (Prediction)เป็นลักษณะงานที่เกี่ยวข้องกับกระบวนการสร้างรูปแบบเพื่อคาดการณ์ค่าที่ต้องการจากข้อมูลที่มีอยู่แล้ว ซึ่งเป็นการคาดการณ์โดยอาศัยการหาค่าที่ต้องการจากข้อมูลที่มีอยู่ในอดีต จึงทำให้ได้ค่าที่ต้องการออกมาเป็นตัวเลข โดยผลลัพธ์ที่ได้จากวิธีการ นี้จะทำให้สามารถคาดการณ์เหตุการณ์ต่าง ๆ ที่จะเกิดขึ้นในอนาคตได้ว่าจะมี แนวโน้มเป็นอย่างไรตัวอย่างของการไปประยุกต์ใช้ งาน เช่น การคาดการณ์แนวโน้มของตลาดหุ้น สภาพอากาศ วิเคราะห์ความหนาแน่นของช่องสัญญาณในระบบสื่อสารขนาดใหญ่ เป็นต้น

จะเห็นได้ว่า แต่ละเทคนิควิธีการทำเหมืองข้อมูลสามารถรองรับการนำไปใช้งานได้แตกต่างกัน ตัวอย่างเช่น ขั้นตอนวิธีการจำแนกข้อมูล (Data Classification Algorithm) ใช้ในการหาความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลโดยมีการจัดกลุ่มเป้าหมายไว้แล้ว ทำให้ได้รูปแบบการจำแนกข้อมูลตามกลุ่มเป้าหมายที่กำหนด ส่วนขั้นตอนวิธีการค้นหาความสัมพันธ์ (Association Rule Algorithm)ใช้ในการหาความสัมพันธ์ที่เกิดร่วมกันของข้อมูล โดยไม่มีการจัดกลุ่มเป้าหมายไว้ก่อน ทำให้ได้กฎความสัมพันธ์ที่เกิดร่วมกันของข้อมูลทั้งหมดดังนั้น งานวิจัยนี้จึงนำกระบวนการทำเหมืองข้อมูลไปประยุกต์ใช้ในการสร้างแบบจำลองการแนะนำส่วนบุคคลเพื่อให้สามารถแนะนำสื่อการเรียนรู้ที่เหมาะสมให้กับผู้เรียน โดยนำขั้นตอนวิธีการสร้างกฎการจำแนก (Classification Rules) และกฎความสัมพันธ์ (Association Rules) มาใช้ในการเลือกคุณลักษณะเด่นของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่มีความเหมาะสมและสอดคล้องกับความต้องการของผู้เรียน และพัฒนาเป็นแบบจำลองการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลต่อไป

2.4.3 การแนะนำส่วนบุคคลโดยใช้วิธีการทำเหมืองข้อมูล

การแนะนำส่วนบุคคลโดยใช้ วิธีการทำเหมืองข้อมูล สามารถแบ่ง ตามลักษณะของกลุ่มเป้าหมายที่ต้องการศึกษาออกเป็น 3กลุ่ม โดยกลุ่มแรก เป็นการศึกษาเพื่อค้นหาลักษณะบางอย่างที่ข้อมูลแสดงลักษณะนั้นเหมือนกัน โดยที่ยังไม่มีกลุ่มเป้าหมายที่ชัดเจนว่าผลที่ต้องการ

จะได้นั้นจะออกมาเป็นอย่างไร คือวิธีการคลัสเตอร์หรือ การ จัดกลุ่ม (Clustering) ส่วนกลุ่มที่สอง เป็น การศึกษาโดยมีเป้าหมายอย่างชัดเจนว่าเราต้องการจะศึกษาหรือจำแนกกลุ่มข้อมูลหรือ เป้าหมาย ออกเป็นอย่างไรบ้าง เช่น การจำแนก (Classification) การประมาณค่า (Estimation) หรือ ทำนายลักษณะ (Prediction) จากความสัมพันธ์ของสิ่งต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้อง เป็นต้น และกลุ่มสุดท้าย เป็นการศึกษา คล้ายคลึงกับกลุ่มแรกแต่ไม่ได้มุ่งเน้นไปที่การจัดกลุ่มลักษณะข้อมูล แต่จะเป็นการค้นหาทุกตัวไป ที่ใช้อธิบายลักษณะที่มักเกิดร่วมกัน หรือที่เรียกว่า กฎความสัมพันธ์ (Association Rules) ซึ่ง อัลกอริทึมที่นิยมนำมาใช้คือ อัลกอริทึมอพริออริ (Apriori Algorithm) (นิตยา เกิดประสพ , 2547, หน้า 112, 124-125) การศึกษาวิจัยนี้มุ่งเน้นที่การสร้างแบบจำลองเพื่อแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่มี คุณลักษณะที่หลากหลายให้กับผู้ใช้ที่มีการจำแนกข้อมูลส่วนบุคคล ข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้ และ ข้อมูลลักษณะความชอบไว้อย่างชัดเจน ดังนั้น วิธีการทำเหมืองข้อมูลที่มีความเหมาะสมและ สามารถนำมาประยุกต์ใช้งานวิจัยนี้จึงได้แก่ การจำแนกกลุ่มข้อมูล และ การสร้างกฎความสัมพันธ์ ของข้อมูล โดยมีรายละเอียดดังนี้

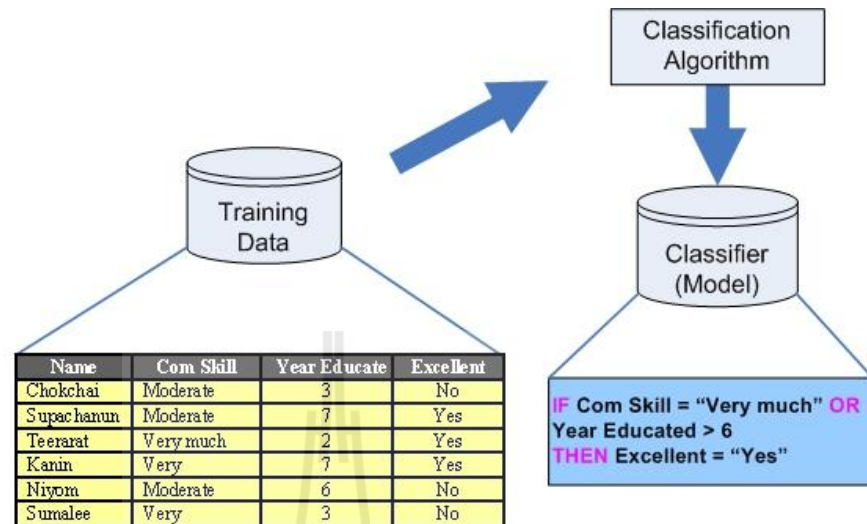
2.4.3.1 การจำแนกกลุ่มข้อมูล

การจำแนก (Classification) เป็นวิธีการทำเหมืองข้อมูลที่ได้รับความนิยม นำไปใช้งานอย่างมากที่สุดในกรณีที่ต้องการค้นหาหรือสร้างตัวแบบจำแนกกลุ่มข้อมูล โดยมีกลุ่ม ข้อมูลหรือเป้าหมายที่ต้องการอย่างชัดเจน ซึ่งผู้วิจัยได้ศึกษารายละเอียดที่เกี่ยวข้องกับวิธีการ จำแนกกลุ่มข้อมูล ขึ้นตอน วิธีค้นไม่ตัดสินใจ และอัลกอริทึมในกลุ่มของค้นไม่ตัดสินใจ เพื่อ นำไปใช้ในส่วนของการออกแบบและพัฒนาแบบจำลองแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะ รายบุคคล ดังต่อไปนี้

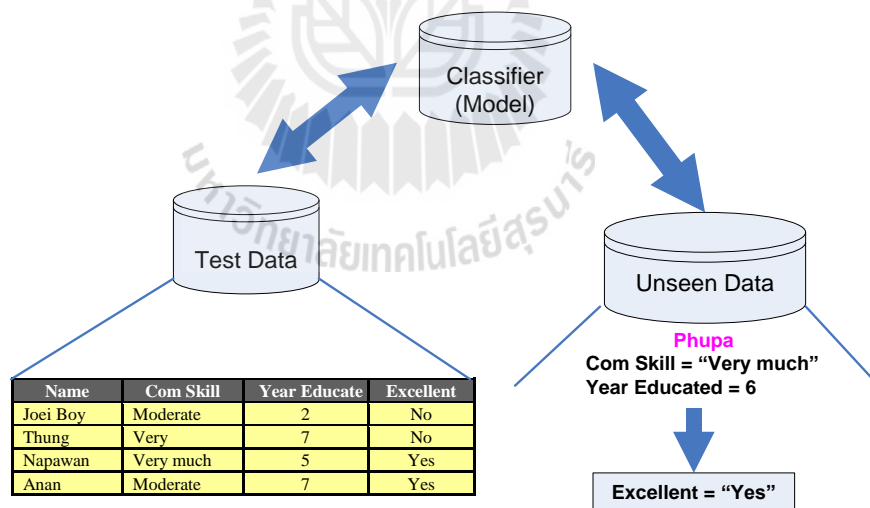
1) วิธีการจำแนกกลุ่มข้อมูล

การจำแนกกลุ่มข้อมูล เป็นกระบวนการที่นำมาใช้ในการค้นหาตัวแบบ หรือแพทเทิร์น (Pattern) ของข้อมูลเพื่อให้ สามารถจำแนกข้อมูลออกเป็นกลุ่มหรือ ที่เรียกว่าคลาส (Class) สามารถแบ่งกระบวนการ จำแนกข้อมูลออกเป็น 2 ส่วนใหญ่ ๆ คือ ส่วนแรกเป็นการสร้าง แบบจำลองหรือตัวแบบ โดยนำข้อมูลชุดฝึกหัด (Training Data) ที่จัดเตรียมไว้มาผ่านกระบวนการ ค้นหาตัวแบบ ด้วยอัลกอริทึมต่าง ๆ โดยตัวแบบที่ได้จะเรียกว่า ตัวจำแนก (Classifier) ซึ่งจะถูก นำไปใช้สำหรับจำแนกข้อมูลต่อไป (ดังรูปที่ 2.11) สำหรับในส่วนที่สอง เป็นการนำตัวจำแนกที่ได้มา จากส่วนแรกไปทดสอบเพื่อวัดค่าความแม่นยำของตัวแบบกับข้อมูลชุดทดสอบ (Testing Data) รวมทั้งนำไปใช้ประโยชน์ในการพยากรณ์หรือทำนายข้อมูลใหม่ (ดังรูปที่ 2.12) ซึ่งตัวอย่างของการ นำตัวจำแนกไปใช้พยากรณ์ข้อมูล เช่น ผู้ใช้ชื่อ Phupa มีข้อมูล Com Skill เท่ากับ Very Much และมี

ข้อมูล Year Educated เท่ากับ 9 ปี ผลการพยากรณ์จะได้ว่า ผู้ใช้ชื่อ Phupa จะมีค่าของข้อมูล Excellent เท่ากับ Yes เป็นต้น (นิตยา เกิดประสพ, 2547)



รูปที่ 2.11 ขั้นตอนการสร้างแบบจำลองเพื่อใช้เป็นตัวจำแนกข้อมูล (ดัดแปลงจาก นิตยา เกิดประสพ , 2547)



รูปที่ 2.12 ขั้นตอนการทดสอบแบบจำลองและการใช้แบบจำลองจำแนกข้อมูลในอนาคต (ดัดแปลงจาก นิตยา เกิดประสพ, 2547)

นิตยา เกิดประสพ(2547) ได้อธิบายและสรุปขั้นตอนวิธีการจำแนกข้อมูลของกระบวนการทำเหมืองข้อมูล ไว้ดังนี้

1.1) เตรียมข้อมูล โดยการ คัดเลือกรายการข้อมูลหรือ แอททริบิวต์ (Attributes) ทั้งหมดที่เกี่ยวข้องและ คาดว่าจะเป็นประโยชน์ต่อการค้นหา และสร้างตัวแบบเพื่อ จำแนกข้อมูล

1.2) ระบุแอททริบิวต์เป้าหมาย ที่จะนำไปใช้เป็นตัวจำแนกข้อมูลใน ขั้นตอนการเรียนรู้ของเครื่อง (Machine Learning) ด้วยอัลกอริทึมต่างๆ สำหรับจำแนกข้อมูล

1.3) เลือกขั้นตอนวิธีหรืออัลกอริทึม (Algorithm) ที่ต้องการนำไปใช้ สร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล จากนั้นเข้าสู่กระบวนการเรียนรู้ของเครื่องตามขั้นตอนวิธีของอัลกอริทึมที่ เลือกเพื่อวิเคราะห์และค้นหาความสัมพันธ์ระหว่างแอททริบิวต์ทั้งหมดกับแอททริบิวต์เป้าหมาย

1.4) ผลลัพธ์ที่ได้ของการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล จะอยู่ในรูปของ กฎการจำแนก หรือที่เรียกว่า “Classification Rules”

การนำกฎการจำแนกไปใช้พยากรณ์ข้อมูลนั้น จะต้องมีการวัดและ ประเมินประสิทธิภาพโดยอาศัยหลักเกณฑ์ 2 ประการคือ ความเที่ยงตรงและความซับซ้อนซึ่งผลลัพธ์ จะต้อง มีค่าอยู่ในระดับที่ยอมรับได้ ในการพิจารณาจะ ขึ้นอยู่กับลักษณะหรือประเภทของงานที่ ต้องการนำกฎการจำแนกไปใช้งาน

2) ขั้นตอนวิธีต้นไม้ตัดสินใจ (Decision Tree Algorithm)

ขั้นตอนวิธีการจำแนกข้อมูลของการทำเหมืองข้อมูล ที่ได้รับความนิยม นำไปประยุกต์ใช้งานคือ อัลกอริทึมในกลุ่ม ต้นไม้ตัดสินใจ (Decision Tree) เป็นเทคนิควิธีที่ถูกนำ ไปใช้ในการอธิบายขั้นตอนการทำงานต่าง ๆ ในรูปแบบที่ง่าย ชัด โดย การ นำแผนภาพเข้ามาช่วย อธิบายเส้นทางและเงื่อนไขต่าง ๆ ที่มีลักษณะโครงสร้าง ของเงื่อนไขการตัดสินใจคล้ายกับ การแผ่กิ่งก้านสาขาของ ต้นไม้ด้วยการแยกเงื่อนไขออกเป็น ส่วน ๆ จึงทำให้เห็นโครงสร้างเงื่อนไข ได้ ชัดเจนมากขึ้น(กิตติ ภัคดีวัฒนะกุล, 2550, หน้า 104)

โดยพบว่า กฎการจำแนกที่ได้จากเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจนั้น สามารถเข้าใจได้ง่ายและไม่ยุ่งยากในการนำไปใช้งาน รวมทั้งมีกลไกของการเรียนรู้ใน กระบวนการสร้างตัวแบบที่รวดเร็วกว่ากลไกของเทคนิควิธีอื่น ๆ จึงส่งผลให้เทคนิคต้นไม้ตัดสินใจถูกนำไปประยุกต์ใช้งานอย่างหลากหลาย ถึงแม้ว่าเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจจะมีข้อจำกัด ว่า สามารถรองรับได้เฉพาะข้อมูลที่มีคุณลักษณะไม่ต่อเนื่อง (Discrete Attributes) เท่านั้นก็ตาม (Quinlan, 1986, 1993)

นิตยา เกิดประสพ (2547, หน้า 85-97)ได้อธิบายขั้นตอนวิธีของต้นไม้ตัดสินใจสำหรับนำไปใช้ในการจำแนกข้อมูลดังนี้

(1) เลือกแอททริบิวต์ที่ทำหน้าที่เป็นโหนดราก(Root Node)

(2) สร้างเส้นทางเชื่อมจากโหนดรากไปยังโหนดลูก (Internal Nodes) จำนวนเส้นทางเชื่อมจะเท่ากับจำนวนค่าที่เป็นไปได้ทั้งหมดของแอททริบิวต์ที่เป็นโหนดราก

(3) ถ้าโหนดลูกเป็นกลุ่มของข้อมูลที่อยู่ในคลาสเดียวกันทั้งหมด ก็จะหยุดทำการสร้างต้นไม้หรือทรี (Tree) ต่อไป แต่ถ้าไม่ใช่คลาสเดียวกันก็ต้องสร้างต้นไม้ย่อยหรือซับทรี (Subtree) ต่อไป โดยจะเลือกแอททริบิวต์มาทำหน้าที่เป็นโหนดรากของต้นไม้ย่อยหรือซับทรี และทำซ้ำในขั้นตอนที่(2)และขั้นตอนที่(3) เพื่อจำแนกข้อมูลจนได้คลาสเดียวกันทั้งหมด

จะเห็นได้ว่า การสร้าง ต้นไม้ตัดสินใจสิ่งสำคัญที่ต้องพิจารณา คือการตัดสินใจเลือกแอททริบิวต์ใด ที่จะมาทำหน้าที่เป็น โหนดรากในแต่ละขั้นตอนของ กระบวนการสร้างทรี(Tree)และซับทรี (Subtree)ดังนั้น จึงจำเป็นต้องมีเกณฑ์ที่นำมาใช้ช่วยประกอบการตัดสินใจเลือกแอททริบิวต์ เพื่อมาทำหน้าที่เป็น โหนดรากในแต่ละครั้งของ การเรียนรู้โดยการคำนวณที่จะสามารถช่วยบอกได้ว่าแอททริบิวต์ นั้น มีความสามารถในการจำแนกกลุ่มหรือคลาสของข้อมูลได้ดีเพียงใด โดยเรียกว่า ค่าเกน (Gain) ซึ่งหมายถึง ค่าได้จากการคำนวณเพื่อบอกระดับความสามารถในการจำแนกคลาสของแอททริบิวต์ที่ถูกเลือกค่าเกนมีหน่วยวัดเป็นบิต (Bits)สามารถคำนวณหาค่าเกน ได้จากสมการที่2.1 – 2.3 ดังนี้

ถ้าให้

T แทน เซตของข้อมูลฝึก (Training Data)

X แทน แอททริบิวต์ที่ถูกเลือกให้เป็นตัวตรวจสอบเพื่อ

จัดกลุ่มข้อมูล

สามารถหาค่าเกนได้ตามสมการที่ 2.1(Han, Kamber and Pei, 2011,

p.337)ดังนี้

$$Gain(X) = Info(T) - Info_x(T) \quad (2.1)$$

โดยที่

$Info(T)$ คือ ฟังก์ชันที่ระบุปริมาณข้อมูลที่ต้องการเพื่อให้สามารถจำแนกคลาสของข้อมูลได้

$$Info(T) = - \sum_{j=1}^k \left[\frac{freq(C_j, T)}{|T|} \right] \times \log_2 \left[\frac{freq(C_j, T)}{|T|} \right] \text{ Bits} \quad (2.2)$$

ซึ่งกำหนดให้

$|T|$ คือ จำนวนข้อมูลทั้งหมดในเซตของข้อมูลฝึก
 $freq(C_j, T)$ คือ ความถี่ที่ข้อมูลใน T ปรากฏในคลาส C_j
 $Info_x(T)$ คือ ฟังก์ชันที่ระบุปริมาณข้อมูลที่ต้องการ โดยใช้

แอททริบิวต์ X เป็นตัวตรวจสอบเพื่อจำแนกคลาสกลุ่มของข้อมูลได้

$$Info_x(T) = \sum_{i=1}^n \left(\frac{|T_i|}{|T|} \right) \times \inf o(T_i) \text{ Bits} \quad (2.3)$$

ซึ่งกำหนดให้

i คือ จำนวนค่าที่เป็นไปได้ของ แอททริบิวต์

$|T_i|$ คือ จำนวนข้อมูลที่มีค่า $X = i$

3) อัลกอริทึมในกลุ่มของต้นไม้ตัดสินใจ

กลไกการเรียนรู้ของอัลกอริทึมในกลุ่มเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ จะมีรายละเอียดของขั้นตอนวิธีในการสร้างตัวแบบเพื่อให้ได้โครงสร้างของต้นไม้ตัดสินใจที่แตกต่างกัน สำหรับอัลกอริทึมในกลุ่มต้นไม้ตัดสินใจที่ได้รับความนิยม มีดังต่อไปนี้

3.1) อัลกอริทึม ID3 (Iterative Dichotomizer 3) เป็นขั้นตอนวิธีของต้นไม้ตัดสินใจที่ง่าย โดยใช้เฉพาะค่าเกน (Gain) ของข้อมูลเป็นเงื่อนไขในการจำแนกกลุ่ม โดยมีข้อจำกัดคือ ต้องเป็นข้อมูลเชิงกลุ่มและไม่มีค่าสูญหาย (Missing value) เท่านั้น

3.2) อัลกอริทึม C4.5 หรืออัลกอริทึม J48 (เป็นชื่อเฉพาะที่เรียกใช้โปรแกรม WEKA) เป็นขั้นตอนวิธีที่ได้รับการพัฒนามาจากอัลกอริทึม ID3 โดยใช้ค่าสัดส่วนเกน (GainRatio) ของข้อมูลเป็นเงื่อนไขในการแบ่งกลุ่ม โดยอัลกอริทึม C4.5 จะสามารถใช้กับข้อมูลที่มีลักษณะเชิงกลุ่มและเชิงปริมาณ มีความสามารถในการจัดการกรณีที่มีข้อมูลมีค่าสูญหายได้ จึงทำให้ C4.5 เป็นอัลกอริทึมที่สามารถแก้จุดด้อยของอัลกอริทึม ID3 ได้

3.3) อัลกอริทึม Random Tree เป็นขั้นตอนวิธีที่ใช้หลักการจำแนกข้อมูลเช่นเดียวกับอัลกอริทึม C4.5 โดยใช้หลักการสร้างต้นไม้จากการสุ่มต้นไม้หลายๆ ที่สร้างขึ้นมาได้ในแต่ละ โหนดแล้วเลือกมาประมวลผล ซึ่งอัลกอริทึม Random Tree จะไม่มีการนำหลักการทำให้ลดลง (Prune) มาใช้ในขั้นตอนการสร้างต้นไม้ตัดสินใจ

3.4) อัลกอริทึม Random Forest Tree เป็นขั้นตอนวิธีที่มีการใช้หลาย ๆ ต้นไม้ตัดสินใจมาประมวลผลทำให้ได้ความแม่นยำสูง สามารถจัดการกับข้อมูลได้มากและเหมาะสมสำหรับใช้กับข้อมูลที่มีความสำคัญ

3.5) อัลกอริทึม REPTree เป็นขั้นตอนวิธี ที่มีหลักการสร้างต้นไม้ตัดสินใจจากค่าสารสนเทศของเกน (Information Gain) ค่าความแปรปรวนที่ลดลง (Variance Reduction) และการทำให้ลดลง (Prune) ซึ่งจะ คล้าย ๆ กับ ขั้นตอนวิธีของ C4.5 โดย จะมีการ เพิ่มเทคนิคในการลดความผิดพลาดโดยการ ทำให้ลดลง (Prune) เป็นขั้นตอนวิธีของต้นไม้ตัดสินใจมีจุดเด่นเรื่องความเร็วในการประมวลผล

3.6) อัลกอริทึม NB Tree เป็นขั้นตอนวิธีที่ใช้หลักการความน่าจะเป็นตามหลักสถิติของนาอิวเบย์ (Naïve Bayes) เพื่อทำการคัดกรองแต่ละคลาสข้อมูล

จากการประมวลผลความรู้ที่เกี่ยวกับ การจำแนก (Classification) และหลักการ ทำงานของอัลกอริทึมต่าง ๆ ของเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ ร่วมกับการศึกษางานวิจัยที่เกี่ยวข้องกับการพัฒนาระบบแนะนำโดยใช้เทคนิควิธี ต้นไม้ตัดสินใจ นั้น พบว่า แนวคิดของการนำกฎการแนะนำจากเทคนิควิธีดังกล่าวไปพัฒนาระบบแนะนำส่วนบุคคล ทำให้ได้ระบบที่สามารถสนับสนุน และเพิ่มประสิทธิภาพ ของสภาพแวดล้อมเพื่อการเรียนรู้ในรูปแบบต่าง ๆ ได้ (Chen, 2008; Lin et al, 2013; Lu et al, 2007) ทำให้ผู้วิจัยได้ข้อสรุปว่า การพัฒนาแบบจำลองในส่วนของการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล ของงานวิจัยนี้ จะใช้แนวคิดและหลักการสร้างกฎการจำแนก (Classification Rules) ด้วยอัลกอริทึมต่าง ๆ ของเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ ซึ่งเป็นเทคนิควิธีที่มีความเหมาะสมกับลักษณะข้อมูลของงานวิจัยนี้ เนื่องจาก คุณลักษณะของข้อมูลโดยส่วนใหญ่เป็นข้อมูลที่มีคุณลักษณะ ไม่ต่อเนื่อง (Discrete Attributes) เช่น เพศ แบ่งออกเป็น 2 กลุ่มคือชายและหญิง หรือรูปแบบการเรียนรู้แบ่งออกเป็น 6 รูปแบบคือแบบอิสระ แบบพึ่งพา แบบร่วมมือ แบบหลีกเลี่ยง แบบแข่งขัน และแบบมีส่วนร่วม เป็นต้น ดังนั้น ถ้านำกฎการจำแนกที่ได้ไปพัฒนาเป็นกฎการแนะนำ (Recommendation Rules) ก็จะทำให้สามารถค้นหาและ แนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลได้

2.4.3.2 การค้นหากฎความสัมพันธ์

งานค้นหา กฎความสัมพันธ์เป็น อีกหนึ่งงานสำคัญของกระบวนการทำเหมืองข้อมูลที่สามารถนำผลลัพธ์ไปใช้งานได้หลายรูปแบบโดยงานค้นหาความสัมพันธ์ (Association Rules Discovery) ใช้หลักการทำงานคือ ค้นหาความสัมพันธ์ของเหตุการณ์หรือวัตถุที่เกิดขึ้นร่วมกันหรือพร้อมกัน เพื่อนำมาสร้างกฎสำหรับใช้ทำนายเหตุการณ์หรือการเกิดขึ้น ของวัตถุ นั้น ๆ ในอนาคต ตัวอย่างเช่น การวิเคราะห์พฤติกรรมการซื้อสินค้าของลูกค้าว่า ถ้าลูกค้าซื้อสินค้าใด

สินค้าหนึ่งแล้ว จะซื้อสินค้าอื่น ๆ ร่วมกันบ้างหรือไม่ อย่างเป็นต้น (Agrawal, Imieliński, and Swami,1993; นิติยา เกิดประสพ, 2547) ซึ่งงานวิจัยนี้ได้ศึกษากระบวนการสร้างกฎความสัมพันธ์ และขั้นตอนวิธีของอัลกอริทึมอพริออริ (Apriori Algorithm) เพื่อนำไปใช้ในส่วนของการออกแบบ และพัฒนาแบบจำลองแนะนำเครื่องออบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลโดยมีรายละเอียดดังนี้

1) การสร้างกฎความสัมพันธ์

คำว่า กฎความสัมพันธ์ (Association Rules) ตามแนวคิดของ ฮานและแคมเบอร์ (Han and Kamber,2001)หมายถึง กฎที่ได้จากการค้นหาความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลจากข้อมูลจำนวนมหาศาลที่ถูกเก็บไว้ในระบบฐานข้อมูล โดยส่วนใหญ่นิยมนำไปใช้กับรายการ ข้อมูลทางด้านธุรกิจ (Business Transaction) ซึ่งผลลัพธ์ที่ได้สามารถนำไปใช้ประกอบการตัดสินใจในด้านธุรกิจ เช่น นำไปใช้เพื่อวางกลยุทธ์ทางการตลาดว่า ควรจะจัดโปรโมชันหรือขายสินค้าชนิดใดควบคู่กัน เพื่อเพิ่มยอดขายให้สูงขึ้น ถึงแม้ว่าแนวคิดและหลักการทำงานของงานสร้างกฎความสัมพันธ์และงานสร้าง กฎการจำแนก(Classification Rules) จะมีความคล้ายคลึงกันก็ตาม แต่ในขั้นตอนวิธีของการเรียนรู้ด้วยเครื่อง (Learning Machine) จะมีความแตกต่างกันอย่างชัดเจน ส่งผลให้ งานสร้างกฎความสัมพันธ์จะใช้เวลา เรียนรู้ มากกว่า งานสร้างกฎการจำแนก หลายเท่า เนื่องจากจำนวนของกฎความสัมพันธ์ที่เป็นผลลัพธ์นั้น จะขึ้นอยู่กับ จำนวนของความเป็นไปได้ทั้งหมดของการเกิดเหตุการณ์ร่วมกันระหว่างทุก แอททริบิวต์ ซึ่งถ้ามีจำนวนของแอททริบิวต์ที่สนใจอยู่เป็นจำนวนมากจะมีความเป็นไปได้ที่จำนวนของการเกิดเหตุการณ์ร่วมกันทั้งหมด จะมีเป็นจำนวนมากเช่นเดียวกัน

ดังนั้น ขั้นตอนวิธีสร้างกฎความสัมพันธ์ จึงมีการกำหนดเงื่อนไขหรือเกณฑ์ในการค้นหาความสัมพันธ์ 2 ค่า คือ ค่าสนับสนุน (Support)และค่าความเชื่อมั่น (Confidence)ซึ่งเป็นการนำค่าความถี่ที่ปรากฏของความสัมพันธ์ที่ค้นพบ มาแสดงให้เห็นถึงความถูกต้องของกฎความสัมพันธ์ที่ได้ โดยมีรายละเอียดของค่าเกณฑ์ทั้ง 2 ค่า ดังนี้

- ค่าสนับสนุน(Support) เป็นค่าที่บ่งบอกถึงจำนวนของข้อมูลที่มาสนับสนุนกฎความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นว่าเป็นจริงตามกฎความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นมาน้อยเพียงใด เช่น ค่าสนับสนุนของการเกิดเหตุการณ์ A และเหตุการณ์ B พร้อมกัน จะใช้สัญลักษณ์คือ $Support (A \rightarrow B)$ และคำนวณได้จากสมการที่ 2.4คือ

$$Support (A \rightarrow B) = P(A \cap B) = \frac{All\ Transaction\ (A \cap B)}{All\ Transaction} \quad (2.4)$$

โดยที่

$All\ Transaction(A \cap B)$ หมายถึง เหตุการณ์ที่ประกอบด้วย A และ B

$All\ Transaction$ หมายถึง เหตุการณ์ทั้งหมด

- ค่าความเชื่อมั่น (Confidence) เป็นค่าที่บ่งบอกถึงความเป็นไปได้ที่มาสันนิษฐานกฎความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้น ว่าโอกาสที่จะเกิดเหตุการณ์หนึ่งแล้วมีอีกเหตุการณ์หนึ่งตามมาเป็นอย่างไร ดังนั้น ค่าความเชื่อมั่นของการเหตุการณ์ A แล้วจะเกิดเหตุการณ์ B ร่วมด้วยนั้น จะใช้สัญลักษณ์ คือ $Confidence(A \rightarrow B)$ และคำนวณได้จากสมการที่ 2.5 คือ

$$Confidence(A \rightarrow B) = P(A/B) = \frac{All\ Transaction(A \cap B)}{All\ Transaction(A)} \quad (2.5)$$

โดยที่

$All\ Transaction(A \cap B)$ หมายถึง เหตุการณ์ที่ประกอบด้วย A และ B
 $All\ Transaction(A)$ หมายถึง เหตุการณ์ที่ประกอบด้วย A เพียงอย่างเดียว

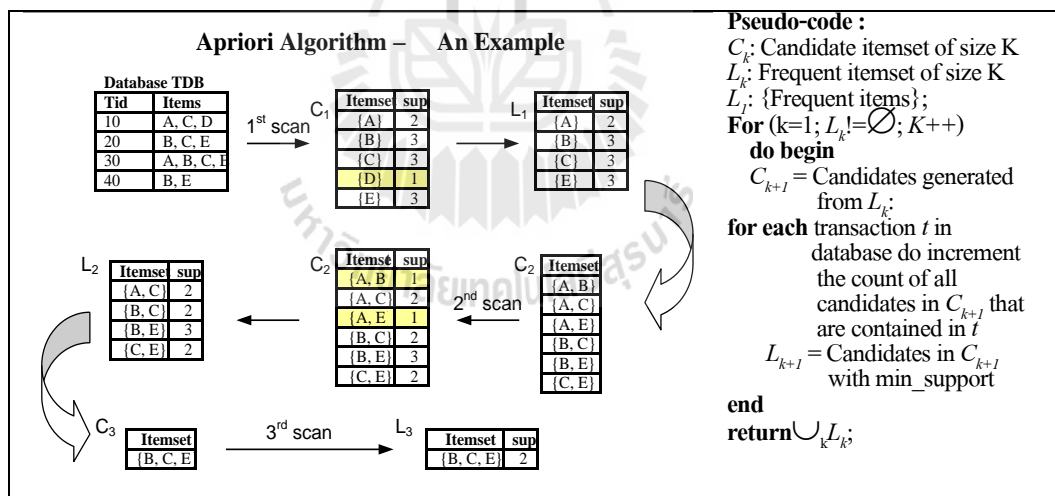
ขั้นตอนวิธีของการค้นหากฎความสัมพันธ์ จะเรียกค่าของเอททริบิวท์แต่ละค่าว่าเป็นไอเท็ม (Item) และเรียกกลุ่มของเอททริบิวท์ว่าเป็นเซตของไอเท็มหรือไอเท็มเซต (Item Sets) เช่นการพิจารณาเอททริบิวท์ทีละคู่ คือการพิจารณาข้อมูลสองไอเท็ม (Two-Items) และจะเรียกกลุ่มของข้อมูลดังกล่าว ว่าเป็นสองไอเท็มเซต (Two-Item Sets) เป็นต้น ในการค้นหากฎความสัมพันธ์จะแบ่งออกเป็น 2 ขั้นตอน คือ

1.1) ขั้นตอนแรกเป็นการค้นหาไอเท็มเซตที่ปรากฏบ่อย โดยการนำไอเท็มทั้งหมดที่มีอยู่มาจัดให้อยู่ในรูปแบบไอเท็มเซต จากนั้นทำการค้นหาไอเท็มเซตที่ปรากฏบ่อย โดยเริ่มพิจารณาจาก หนึ่งไอเท็มเซต (One-Item Sets) สองไอเท็มเซต (Two-Item Sets) สามไอเท็มเซต (Three-Item Sets) หรือสี่ไอเท็มเซต (Four-Item Sets) มากขึ้นตามลำดับไปเรื่อยๆ จนกว่าจะครบทุกขนาดของไอเท็มเซต ในการคัดเลือกกว่าเป็นไอเท็มเซตที่ปรากฏบ่อยหรือไม่นั้น จะใช้เกณฑ์จากค่าสนับสนุนขั้นต่ำ (Minimum Support) เพื่อพิจารณาว่ามีค่าความถี่อย่างต่ำที่ปรากฏสอดคล้องกับเงื่อนไขหรือไม่

1.2) ขั้นตอนที่สองเป็นการ สร้างกฎความสัมพันธ์ด้วยไอเท็มเซตที่ปรากฏบ่อย โดยการ นำไอเท็ม เซตที่เป็นไปได้ทั้งหมด ที่ได้จากขั้นตอนแรกมา สร้าง เป็นกฎความสัมพันธ์ในรูปแบบ ถ้า-แล้ว (IF...THENrules) ซึ่งในการคัดเลือกกฎความสัมพันธ์นั้น จะใช้เกณฑ์จากค่าความเชื่อมั่นขั้นต่ำ (Minimum Confidence) เพื่อพิจารณาว่ากฎที่สร้างได้นั้นมีค่า ความถูกต้องมากกว่าหรือเท่ากับความเชื่อมั่นที่กำหนดไว้

2) ขั้นตอนวิธีของอัลกอริทึมเอพริออริ(Apriori Algorithm)

การค้นหากฎความสัมพันธ์โดยอาศัยหลักการพื้นฐานดังกล่าวข้างต้น นั้นเป็นกระบวนการที่ทำอย่างตรงไปตรงมาเพื่อให้ได้ผลลัพธ์ตามที่ต้องการซึ่ง ต้องใช้เวลามากในกระบวนการค้นหากฎความสัมพันธ์ เนื่องจากการค้นหาจากทุกขนาดของไอเท็มเซตและมีการ กราดตรวจ หรือสแกน(Scan) ข้อมูลทั้งหมดทุกครั้งเพื่อนับจำนวน ไอเท็มเซตที่ปรากฏบ่อยว่ามีค่า เท่ากับหรือมากกว่าค่า สนับสนุนขั้นต่ำหรือไม่ ดังนั้น แนวคิดในการ ลดจำนวนครั้งของการ สแกน ข้อมูล เพื่อช่วยให้กระบวนการค้นหากฎความสัมพันธ์ทำงานได้ รวดเร็วขึ้น ในกรณีที่มีจำนวนของ ข้อมูลหรือไอเท็มเป็นจำนวนมาก จึงถูกนำมาใช้ในการสร้างกฎความสัมพันธ์



รูปที่ 2.13 ขั้นตอนวิธีการสร้างกฎและรหัสเทียม(Pseudo-Code)ของอัลกอริทึมเอพริออริ(ดัดแปลงจากปริษา วิจิตรธรรมรส, 2548)

อะกาวาลล์และศรีคานท์ (Agrawal and Srikant, 1994) ได้นำเสนออัลกอริทึมเอพริออริ (Apriori Algorithm) เพื่อนำมาใช้ในการทำเหมืองข้อมูลประเภทการค้นหากฎความสัมพันธ์ โดย อัลกอริทึมเอพริออริ จะมีการทำงานแบบลูป (Loop)หรือวนรอบไปเรื่อย ๆ

ตามลำดับชั้นหรือที่เรียกว่า Level-Wise โดยไอเท็มเซตที่ปรากฏบ่อยในรอบปัจจุบัน จะถูกนำไปใช้สร้างเป็นแคนดิเดทไอเท็มเซต (Candidate Item Sets) ในรอบถัดไปซึ่งเป็นขั้นตอนวิธีที่มีการปรับปรุงจากหลักการพื้นฐานที่กล่าวมาแล้วในข้างต้น โดยมี แนวคิดที่จะลดจำนวนครั้งของการสแกนข้อมูล ซึ่งทำให้สามารถทำงานได้รวดเร็วขึ้น โดยมี รายละเอียดของขั้นตอนวิธี ตามหลักการของอัลกอริทึมเอพริออริดังรูปที่ 2.13

จะเห็นได้ว่า อัลกอริทึมเอพริออริ จะช่วยให้ การสร้างไอเท็มเซตขนาดใหญ่ (Large Item Sets) ทำได้รวดเร็วขึ้น โดย การลดจำนวนครั้งในการ สแกนข้อมูล ซึ่ง ไอเท็มที่พิจารณาเพื่อสร้างไอเท็มเซตใด ๆ นั้น (K-Item Sets) เป็นเฉพาะ ไอเท็มที่ได้จาก ไอเท็มเซต K-1 (K-1 Item Sets) เท่านั้นจึงไม่จำเป็นต้องนำ ไอเท็มทั้งหมดมาพิจารณาเพื่อหาค่าสนับสนุน (ดังรูปที่ 2.13) จึงทำให้อัลกอริทึมเอพริออริ ได้รับความนิยมในการนำไปใช้งานอย่างแพร่หลายในการนำไปใช้เพื่อค้นหาความสัมพันธ์ของชุดข้อมูลต่าง ๆ ในฐานข้อมูลขนาดใหญ่ เพราะสามารถประมวลผลได้อย่างรวดเร็ว

3) การคัดเลือกลักษณะสำคัญ โดยใช้กฎความสัมพันธ์

จากรายละเอียดของ ขั้นตอนการทำเหมืองข้อมูล (ในหัวข้อที่ 2.4.2.3) จะเห็นได้ว่า การเตรียมข้อมูล (Preprocessing) คือกระบวนการต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องก่อนที่เข้าสู่ขั้นตอนการทำเหมืองข้อมูลนั้น ได้แก่ การทำความสะอาดข้อมูล การรวมข้อมูล การเลือกข้อมูล และการแปลงข้อมูลนั้นเป็นขั้นตอนที่มีความสำคัญต่อผลลัพธ์ที่จะได้จากการทำเหมืองข้อมูล โดยเฉพาะอย่างยิ่งขั้นตอนการเลือกข้อมูลซึ่งเป็นขั้นตอนที่ทำให้เกิดการลดขนาดข้อมูล (Data Reduction) ดังนั้น จึงจำเป็นต้องอาศัยหลักการและแนวคิดต่าง ๆ มาใช้ในการจัดเตรียมข้อมูลในส่วนนี้ เพื่อให้การลดขนาดของข้อมูลตั้งต้นให้มีความสูญเสียลักษณะสำคัญข้อมูลน้อยที่สุด รวมทั้งสูญเสียความถูกต้องของผลลัพธ์น้อยที่สุดด้วย ซึ่งเทคนิคการเลือกข้อมูลที่นี้จะทำให้ได้ข้อมูลที่มีความสำคัญและสามารถใช้เป็นตัวแทนของข้อมูลส่วนใหญ่ได้

เทคนิควิธีการเลือกลักษณะสำคัญ (Feature Selection) จึงเป็นอีกหนึ่งวิธีที่ได้รับความนิยมนำมาใช้ในขั้นตอนการเตรียมข้อมูล เพื่อทำการสกัดและเลือกลักษณะสำคัญก่อนที่จะนำข้อมูลดิบ (Raw Data) ไปสร้างตัวแบบต่าง ๆ การเลือกลักษณะสำคัญจึงเป็นขั้นตอนทำให้สามารถปรับ ลดขนาดมิติของข้อมูลให้ มีความ เหมาะสมสำหรับ การจำแนกข้อมูล (Classification) หรือจัดกลุ่มข้อมูล (Clustering) โดยอาศัยแนวคิดว่าจะทำการ เลือกลักษณะสำคัญของลักษณะสำคัญ (Feature Subset) ที่ทำให้ได้แบบจำลองมีประสิทธิภาพมากที่สุด ได้อย่างไร นั่นคือเลือกเฉพาะลักษณะสำคัญที่ทำให้การ จำแนกกลุ่ม มีความถูกต้อง และมีจำนวนลักษณะสำคัญที่ไม่มากเกินไป เพราะอาจ จะส่งผลกระทบต่อความเร็วในการประมวลผล ด้วย โดยจำนวน กลุ่มย่อย

ทั้งหมดที่เป็นไปได้ของลักษณะสำคัญนั้นจะขึ้นอยู่กับจำนวนของลักษณะสำคัญ ทั้งหมดถ้า มีลักษณะสำคัญ จำนวน n ตัว กลุ่มย่อยที่เป็นไปได้ทั้งหมดคือ 2^n กลุ่ม ถ้ามีจำนวนลักษณะสำคัญ ทั้งหมด 9 ตัว จะมีกลุ่มย่อยที่เป็นไปได้คือ $2^9 = 512$ ตัว ดังนั้น ถ้ายังมีจำนวนลักษณะสำคัญ มากขึ้นเท่าไรจะทำให้มี จำนวนกลุ่มย่อย เพิ่มมากยิ่งขึ้นตามไปด้วย โดย ขั้นตอนวิธี ที่นำมาใช้ในการเลือกกลุ่มย่อยของลักษณะสำคัญ สามารถแบ่งกว้าง ๆ ออกเป็น 3 วิธี คือ

(1) วิธีการใช้ตัวกรอง (Filter) เป็นการเลือกลักษณะสำคัญโดยใช้เงื่อนไขทางสถิติหรือเงื่อนไขทางทฤษฎีสารสนเทศ (Information Theory) เข้ามาช่วยหรือเป็นเงื่อนไขในการเลือกลักษณะสำคัญ

(2) วิธีการใช้เครื่องห่อหุ้ม (Wrapper) เป็นการเลือกลักษณะสำคัญที่ใช้แบบจำลองเข้ามาช่วยโดยเป้าหมายคือ การเลือกกลุ่มย่อยของลักษณะสำคัญที่ทำให้แบบจำลองเรียนรู้ได้ดีหรือเป็นการเลือกลักษณะสำคัญที่ทำให้ค่าผิดพลาดของแบบจำลองมีค่าน้อยที่สุด

(3) วิธีการแบบฝังตัว (Embedded) โดยส่วนใหญ่ เป็นรูปแบบของการเลือกลักษณะสำคัญที่นำไปใช้เป็นส่วนหนึ่งของขั้นตอนการเรียนรู้เพื่อสร้างแบบจำลอง

อย่างไรก็ตามปัจจัยหรือสิ่งที่ต้องคำนึงถึงในการเลือกลักษณะสำคัญ ควรจะต้องพิจารณา 3 ส่วนประกอบด้วย ได้แก่ ส่วนของความเกี่ยวเนื่องของลักษณะสำคัญ (Feature Relevancy) ที่มีความเกี่ยวข้องกับลักษณะสำคัญ ของเป้าหมาย โดยทั่วไปแล้วจะต้องเลือกลักษณะสำคัญที่มีความเกี่ยวข้องกับเป้าหมายสูง ๆ ซึ่งนับว่าความเกี่ยวเนื่องของลักษณะสำคัญเป็นปัจจัยที่สำคัญที่สุด ส่วนของความซ้ำซ้อนของลักษณะสำคัญ (Feature Redundancy) ซึ่งโดยปกติจะต้องเลือกกลุ่มย่อยของลักษณะสำคัญที่มีความซ้ำซ้อนต่ำ (Low Redundancy) หรือมีคุณสมบัติที่หลากหลาย และส่วนของการกระทำระหว่างลักษณะสำคัญ (Feature Interaction) หรือเป็นปฏิสัมพันธ์ระหว่างลักษณะสำคัญ นั่นก็คือ ลักษณะสำคัญหลายตัวร่วมกันอธิบายเป้าหมาย

ตามที่ได้กล่าวมาแล้วในข้างต้น จะเห็นได้ว่าการคัดเลือกลักษณะสำคัญ จากข้อมูลที่ต้องการ สามารถนำเทคนิควิธีการสร้างกฎความสัมพันธ์มาประยุกต์ใช้ได้เช่นเดียวกัน เพราะสามารถนำผลลัพธ์ของค้นหาหรือคัดเลือกมาเฉพาะไอเท็มเซตที่ปรากฏบ่อย มาใช้เป็นส่วนหนึ่งในการคัดเลือกลักษณะสำคัญด้วย วิธีการใช้ตัวกรอง (Filter) ซึ่งเป็นรูปแบบของการเลือกลักษณะสำคัญโดยใช้เงื่อนไขทางทฤษฎีสารสนเทศเข้ามาช่วย ในการตัดสินใจซึ่ง นอกจากจะช่วยลดความซ้ำซ้อนของข้อมูลได้แล้ว ยังสามารถลดขนาดมิติของข้อมูล ได้อีกด้วยดังนั้น งานวิจัยนี้จะนำหลักการของกฎความสัมพันธ์มาใช้เพื่อคัดเลือกลักษณะสำคัญ (Feature Selection) ในกระบวนการจัดเตรียมข้อมูล (Preprocessing) เพื่อคัดเลือกข้อมูลที่มีความเหมาะสมสำหรับใช้งานในขั้นตอน การเรียนรู้เพื่อสร้างกฎการจำแนกด้วยอัลกอริทึมของเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ ซึ่งจะทำให้ได้ผลลัพธ์ของ

การทำเหมืองข้อมูลที่สามารถนำไปพัฒนาเป็นกฎการแนะนำ (RecommendationRules)สำหรับ ใช้แนะนำลิ้นลิงก์ออบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลได้ต่อไป

2.5 การสืบค้นลิ้นลิงก์ออบเจกต์เชิงความหมาย

ในปี ค.ศ. 1994 ทิม เบอร์เนิร์ส-ลี (Tim Berners-Lee) ได้ก่อตั้งกลุ่มบริษัทเวิลด์ไวด์เว็บ หรือที่เรียกว่าองค์กรเว็บไซท์สากล (World Wide Web Consortium: W3C) ขึ้นที่สถาบันเทคโนโลยีแมสซาชูเซตส์ หรือเอ็มไอที (MIT) เพื่อสร้างมาตรฐานและข้อเสนอแนะสำหรับใช้เป็นหลักในการพัฒนาและปรับปรุงคุณภาพของเว็บไซท์ หลังจากนั้นในปี ค.ศ. 2004 องค์กร W3C ได้เริ่มโครงการ "ซีแมนติกเว็บ" (SemanticWeb) หรือที่เรียกว่า "เว็บเชิงความหมาย" เป็นพัฒนาการของเวิลด์ไวด์เว็บที่เกี่ยวข้องกับข้อมูลและการบริการบนเว็บไซท์ ในการสร้างความเป็นไปได้ที่เว็บไซท์จะสามารถเข้าใจถึงความต้องการของผู้ใช้และเครื่องมือที่ใช้บรรจุลงในสารบัญเว็บไซท์ เพื่อพัฒนาเว็บให้เป็นแหล่งรวมการแลกเปลี่ยนข้อมูลและความรู้ (W3C, www, 2013) จึงเป็นอีกแนวคิดหนึ่งที่ถูกนำไปประยุกต์ใช้ในการพัฒนาระบบการค้นคืนสารสนเทศ (Information Retrieval: IR) ในรูปแบบที่เรียกว่า การสืบค้นเชิงความหมาย (Semantic Search) ซึ่งเป็นวิธีการค้นหาทรัพยากรสารสนเทศที่ต้องการจากคลังสารสนเทศหรือฐานข้อมูลภายใต้เงื่อนไขหรือกระบวนการคัดเลือกที่ผู้ใช้ต้องการ ทำให้สามารถเรียกข้อมูลที่ต้องการออกมาแสดงผลได้อย่างรวดเร็วและครอบคลุมถึงการค้นหาทรัพยากรสารสนเทศที่มีความเกี่ยวข้องและ /หรือมีความสัมพันธ์เชิงความหมายด้วย ดังนั้น เพื่อให้การออกแบบและพัฒนาแบบจำลองของงานวิจัยนี้สามารถสืบค้นลิ้นลิงก์ออบเจกต์เชิงความหมายได้ จึงได้ศึกษา แนวคิดและทฤษฎีที่เกี่ยวข้องกับการสืบค้นเชิงความหมาย โดยมีรายละเอียดดังนี้

2.5.1 การสืบค้นเชิงความหมาย

ในหัวข้อนี้ จะกล่าวถึงนิยามของการสืบค้นเชิงความหมาย และองค์ประกอบของระบบการสืบค้นเชิงความหมาย โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

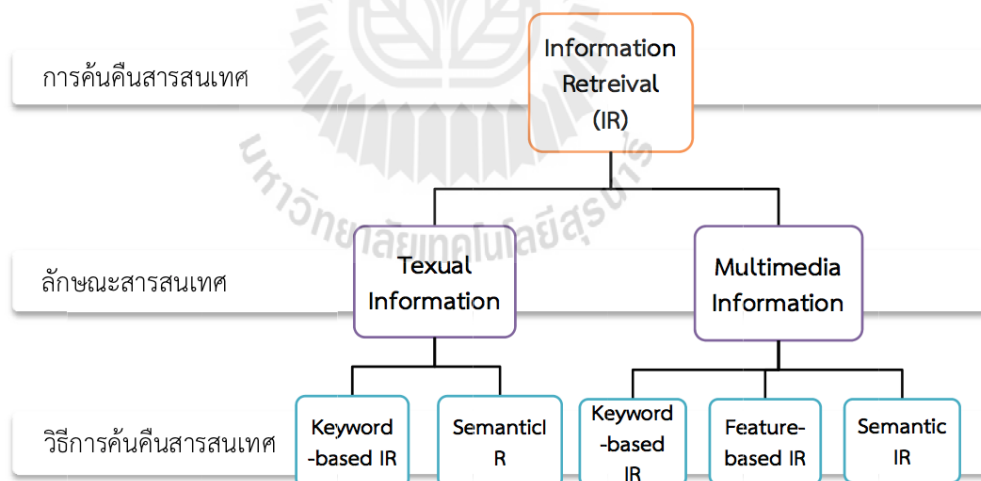
2.5.1.1 นิยามของการสืบค้นเชิงความหมาย

กูฮา เมคคูลและมิลเลอร์(Guha, McCool and Miller, 2003, pp. 700-709) อธิบายความหมายของคำว่า การสืบค้นเชิงความหมายไว้ว่าเป็น โปรแกรมประยุกต์สำหรับค้นหาข้อมูลของเว็บเชิงความหมาย (SemanticWeb) ที่อาศัยพื้นฐานของการค้นคืนสารสนเทศเพื่อทำการ

ค้นหาทรัพยากรสารสนเทศที่มีความเกี่ยวข้องและ/หรือมีความสัมพันธ์เชิงความหมาย ซึ่งทำให้ได้ผลลัพธ์ที่สามารถเพิ่มประสิทธิภาพและปรับปรุงขั้นตอนวิธีการค้นคืนสารสนเทศแบบดั้งเดิมได้

พนิดา ตันศิริ (2553, หน้า 53) ได้กล่าวว่า การสืบค้นข้อมูลเชิงความหมาย เป็นรูปแบบหนึ่งของการประยุกต์ใช้เว็บเชิงความหมาย (Semantic Web) ที่มีความชาญฉลาดและสืบค้นข้อมูลแบบอิงความหมายได้ โดยเว็บเชิงความหมายจะมีข้อมูลที่มีการเชื่อมโยงข้อมูลกันในลักษณะเครือข่ายเชิงความหมาย (Semantic Network) ด้วยเทคโนโลยีเว็บเชิงความหมาย ที่ทำให้ผู้ใช้สามารถสร้างข้อมูล สร้างคำศัพท์ฐานความรู้ และข้อกำหนดในการจัดการข้อมูลได้

ไกรศักดิ์ เกสร (2554) ได้อธิบายถึง ความสัมพันธ์ระหว่างการค้นคืนสารสนเทศกับวิธีการสืบค้นเชิงความหมายว่า การสืบค้นเชิงความหมายเป็นส่วนหนึ่งของวิธีการค้นคืนสารสนเทศจากลักษณะสารสนเทศ 2ประเภทคือ ข้อมูลอักขระ (Textual Information)และข้อมูลมัลติมีเดีย (Multimedia Information) เช่น ภาพ วิดีโอ และเสียง เป็นต้น (ดังรูปที่ 2.14) ซึ่งคำว่า การสืบค้นเชิงความหมาย จะหมายถึง วิธีการค้นหาข้อมูลที่น่าแนวคิด (Concept) หรือความหมายของคิวรี (Query) มาใช้ในการพิจารณาว่าทรัพยากรสารสนเทศที่ต้องการค้นหานั้น มีความสัมพันธ์เกิดขึ้นร่วมกันกับคิวรีที่ต้องการหรือไม่ ถึงแม้ว่าจะไม่มีปรากฏคำค้นที่ตรงกันเลยก็ตาม โดยเรียกความสัมพันธ์ในลักษณะนี้ว่า สัมพันธ์หมายเชิงความหมาย (Semantically Related)



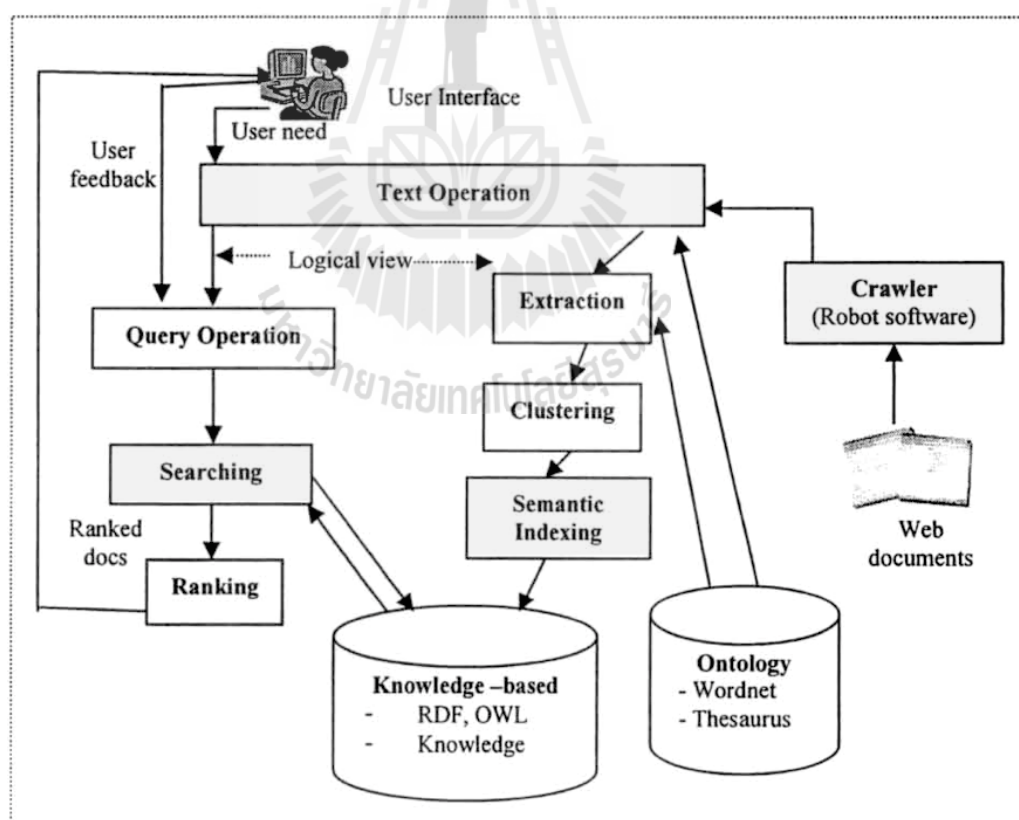
รูปที่ 2.14 ประเภทของการค้นคืนสารสนเทศแบบต่าง ๆ และวิธีการพื้นฐานของการค้นคืนข้อมูลในแต่ละแบบ (ไกรศักดิ์ เกสร, 2554)

ศุภกฤษฎี นีวัฒนากุล (2556, หน้า 6) ได้นิยามความหมายของคำว่า การสืบค้นเชิงความหมายว่าหมายถึง กระบวนการค้นหาที่มีการนำคำสำคัญไปหาคำสำคัญอื่น ๆ ที่เกี่ยวข้องแล้วใช้กลุ่มคำสำคัญเหล่านั้นในการสืบค้นความรู้ที่มีการจัดทำอธิบายในฐานความรู้

ดังนั้น จึงสรุปได้ว่า การสืบค้นเชิงความหมาย (Semantic Search) สำหรับงานวิจัยนี้หมายถึง กระบวนการค้นหาข้อมูลที่พิจารณาว่าทรัพยากรสารสนเทศที่ต้องการค้นหานั้น มีความสัมพันธ์เกิดขึ้นร่วมกับคำ สำคัญหรือคำ คั่น (Keywords) หรือไม่ โดยการนำคำคั่นจากผู้ใช้ไปกำหนดกลุ่มคำสำคัญอื่น ๆ ที่เกี่ยวข้องเชิงความหมายกับคำคั่นดังกล่าว จากนั้นนำกลุ่มคำสำคัญที่ได้ไปสืบค้นทรัพยากรสารสนเทศที่อยู่ในฐานความรู้

2.5.1.2 องค์ประกอบของระบบการสืบค้นเชิงความหมาย

สมจิตร อาจอินทร์ (2549) ได้กล่าวถึง กระบวนการสืบค้นเชิงความหมายว่ามี ขั้นตอนและองค์ประกอบคล้าย ๆ กับระบบการสืบค้นสารสนเทศโดยทั่วไป ทั้งนี้การที่จะสามารถสืบค้นข้อมูลได้อย่างมีความหมายมากขึ้นนั้น จะต้องมีการปรับปรุงและเพิ่มเติมในส่วนของการสกัดคำ การจัดกลุ่มคำและการทำดัชนีให้สามารถรองรับการสืบค้นเชิงความหมายได้โดยมีองค์ประกอบของระบบการสืบค้นสารสนเทศบนเว็บอย่างมีความหมาย ดังรูปที่ 2.15



รูปที่ 2.15 องค์ประกอบของระบบการสืบค้นสารสนเทศบนเว็บอย่างมีความหมาย (สมจิตร อาจอินทร์, 2549)

การทำงานของ ระบบการสืบค้นสารสนเทศบนเว็บอย่างมีความหมายเฉพาะ ส่วนหลักที่สำคัญ 4 ส่วน ได้แก่

1) ครอว์เลอร์ (Crawler) คือ ส่วนของซอฟต์แวร์โรบอต (Robot Software) ซึ่งบางครั้งเรียกว่า เว็บสไปเดอร์ (Web Spider) ทำหน้าที่ติดต่อยังสารสนเทศบนเว็บเพื่อรวบรวม และส่งต่อไปยังส่วนการจัดการข้อความสำหรับนำไปสร้างฐานความรู้ต่อไป

2) การจัดการข้อความ (Text Operations) เป็นส่วนของการนำข้อความ หรือสารสนเทศเข้าสู่กระบวนการต่าง ๆ ได้แก่ การแยกคำ การตัดคำ การเลือกคำและกลุ่มคำที่มีความหมายกับคำค้น (Keyword) ที่ผู้ใช้ต้องการรวมถึงการสกัดคำ (Extraction) การจัดกลุ่มคำ (Clustering) และการกำหนดน้ำหนักของคำ (Weighting) ซึ่งจะช่วยให้ได้คำและกลุ่มคำที่มีความหมายเหมือนกันหรืออยู่ในกลุ่มแนวคิดเดียวกัน สำหรับนำไปใช้ในส่วนที่เกี่ยวข้องต่อไป

3) การทำดัชนีเชิงความหมาย (Semantic Indexing) เป็นส่วนของการ จัดทำดัชนีเพื่อจัดเก็บไว้ในฐานความรู้สำหรับให้บริการสืบค้นสารสนเทศเชิงความหมาย ซึ่งการ นำ คำและกลุ่มของคำมาจัดประเภทตามแนวคิด ด้วยเทคนิควิธีการสร้างดัชนีต่าง ๆ เช่น ดัชนีแบบ ผกผัน (Inverted Index) เวกเตอร์สเปส (Vector Space) หรือเอ็นแกรม (N-Gram) เป็นต้น

4) การสืบค้นข้อมูล (Searching) เป็นขั้นตอนกระบวนการสืบค้น โดย การนำแนวคิดของการสืบค้นไปทำการเปรียบเทียบกับความเหมือนในฐานความรู้ที่เตรียมไว้ เพื่อให้ได้ผลลัพธ์ที่ตรงกับความต้องการของผู้ใช้ โดยจะทำงานก็ต่อเมื่อคำค้นจากผู้ใช้ได้ผ่าน ขั้นตอนการจัดการคิวรี (Query Operations) และมีการกำหนดค่าน้ำหนักของคำแล้ว ซึ่งผลลัพธ์ที่ได้ จากขั้นตอนนี้จะถูกนำไปจัดอันดับความสำคัญ (Ranking) ก่อนที่จะแสดงผลลัพธ์ที่ได้ให้กับผู้ใช้

จากการประมวลผลความรู้เกี่ยวกับนิยามและองค์ประกอบของระบบการสืบค้น เชิงความหมายทำให้สามารถนิยามคำว่า การสืบค้นเรียนรู้เชิงความหมาย (Learning Objects Semantic Search) สำหรับงานวิจัยนี้ได้ว่า หมายถึง กระบวนการค้นหาเรียนรู้เชิงความหมายที่มีการนำคำค้น (Keywords) จากผู้ใช้ไปกำหนดกลุ่มคำสำคัญอื่น ๆ ที่เกี่ยวข้องเชิงความหมายกับ คำค้นดังกล่าว จากนั้นนำกลุ่มคำสำคัญที่ได้ไปทำการจับคู่ (Matching) กับเรียนรู้เชิงความหมายที่อยู่ในฐานความรู้เรียนรู้เชิงความหมายโดยใช้กฎการแนะนำและนำผลลัพธ์ที่ได้ไปจัดอันดับ (Ranking) เพื่อแสดงผลการสืบค้นเรียนรู้เชิงความหมายให้กับผู้ใช้

2.5.2 การสืบค้นเรียนรู้เชิงความหมาย

ในหัวข้อนี้ จะกล่าวถึงแนวคิดและเทคนิควิธีที่นำมาใช้ในส่วนของการสืบค้นเรียนรู้เชิงความหมายของงานวิจัยนี้ได้แก่ การทำดัชนี การกำหนดค่าน้ำหนักและจัดอันดับ ข้อมูล โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

2.5.2.1 การทำดัชนี

การทำดัชนี (Indexing) เป็นขั้นตอนของการแปลงแนวคิดที่ได้จากการวิเคราะห์เนื้อหาของทรัพยากรสารสนเทศให้อยู่ในรูปของคำศัพท์เพื่อนำไปใช้ในขั้นตอน การสืบค้นสารสนเทศ (นฤมล ปราชญ์โยธิน ทวีศักดิ์ กอนันตกุลและเปรมิน จินดาวิมลเลิศ , 2536, หน้า 43-44; Rowley, 1988, pp.48-54;Cleveland and Cleveland, 1990, pp. 35-47)

ไกรศักดิ์ เกสร (2554) ได้กล่าวว่า การทำดัชนีมีจุดประสงค์เพื่อหลีกเลี่ยงการค้นหาข้อมูลสารสนเทศทีละรายการ โดยเริ่มตั้งแต่รายการอันดับแรกไปจนถึงรายการอันดับสุดท้ายหรือที่เรียกว่า การค้นหาแบบเรียงลำดับ (Sequential Search) ซึ่งเป็นวิธีการที่ทำให้เสียเวลาและไม่มีประสิทธิภาพดังนั้น การทำดัชนีจะสามารถช่วยลดเวลาในการค้นหาข้อมูลที่ต้องการได้ สมจิน เปียโคสูง (2553,หน้า 9-10)ได้กล่าวถึงลักษณะและประเภท คำศัพท์ของการทำดัชนีข้อมูลว่า สามารถแบ่ง ได้เป็น 2 ประเภท คือ

- ศัพท์ควบคุม (Controlled Vocabulary) เป็นลักษณะของคำศัพท์ที่ถูกควบคุมตามรูปแบบหรือมาตรฐานที่เลือกใช้ ซึ่งสามารถจำแนกของศัพท์ควบคุมออกเป็น 3 ประเภท คือ รายการหัวเรื่อง (Subject Heading Lists) รายการศัพท์สัมพันธ์หรือธิซอรัส (Thesaurus)และออนโทโลยี (Ontology) ซึ่งศัพท์ควบคุมจะช่วยลดปัญหาในการสืบค้นด้วยคำพ้องรูป พ้องเสียงพ้องความหมาย ซึ่งเป็นปัญหาสำคัญในการค้นด้วยภาษาธรรมชาติ
- ศัพท์ไม่ควบคุม (Uncontrolled Vocabulary) หรือเรียกอีกอย่างหนึ่งว่าภาษาธรรมชาติ (Natural Language) เป็นการดึงคำศัพท์จากเอกสารมาเป็นคำดัชนี เช่น ดัชนีผู้แต่ง (Author Index) ดัชนีชื่อเรื่อง (Title Index) ดัชนีท้ายเล่ม (Book Index) และดัชนีการอ้างอิง (CitationIndex)ซึ่งเป็นคำศัพท์ที่ปรากฏในเนื้อเรื่องซึ่งมีความทันสมัยและมีควา มเฉพาะเจาะจงกับเนื้อหา

เทคนิควิธีการ ทำดัชนีที่รู้จักกันแพร่หลายคือ การทำดัชนีแบบผกผัน (InvertedIndexing) เป็นการทำดัชนีที่ประกอบด้วยส่วนสำคัญ 2 ส่วนคือ ส่วนของพจนานุกรม (Dictionary) เป็นส่วนที่ทำหน้าที่บันทึกข้อมูลสถิติ ได้แก่ จำนวนเอกสารทั้งหมดที่คำนั้นๆ ปรากฏหรือเรียกว่า ความถี่เอกสาร (Document Frequency) และส่วนของการประกาศ (Posting) เป็นส่วนแสดงรายการข้อมูลในรูปแบบของหมายเลขเอกสาร (DocumentID) ขั้นตอนสำคัญของการทำดัชนีด้วยวิธีนี้ คือการเรียงลำดับข้อมูลซึ่งโดยจะเรียงลำดับตามตัวอักษร ซึ่งคำเดียวกันที่ปรากฏอยู่ในเอกสารต่างกันจะถือเป็นหนึ่งคำและจะนำจำนวนครั้งหรือความถี่ของคำนั้น ๆ ที่ปรากฏในทุกเอกสารมารวมกัน (Manning, Raghavan, and Schütze, 2008)

ตามที่ได้กล่าวมาแล้วในข้างต้น งานวิจัยนี้ได้พัฒนาคลังคำสำหรับทำหน้าที่เป็นเครื่องมือในการกำหนดค่าแทนสาระหรือคำดัชนีเพื่ออธิบายความสัมพันธ์เชิงความหมายของคำศัพท์ในคลังคำ โดยจัดหมวดหมู่คำศัพท์ตามโครงสร้างของสกอส (SKOS) ซึ่งเป็นโครงสร้างที่มีข้อดีคือ สามารถปรับแก้ไข เพิ่มเติมแนวความคิดได้ รวมทั้งเป็นแนวคิดที่สามารถนำไปประยุกต์ใช้งานได้ง่ายและมีความซับซ้อนค่อนข้างน้อย (อัศนีย์ ก่อตระกูล , 2550; Haslhofer, 2011) ซึ่งในการทำดัชนีสำหรับคลังคำแบบศัพท์ควบคุมของงานวิจัยนี้ จึงเป็นการทำดัชนีเพื่อแสดงข้อมูลจำนวนและความถี่ของคำศัพท์ควบคุมต่าง ๆ ตามโครงสร้างในคลังคำที่ปรากฏในแต่ละเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

2.5.2.2 การกำหนดค่านำหนักและจัดอันดับข้อมูล

แนวคิดของการกำหนดค่านำหนักและจัดอันดับข้อมูลถูกนำมาใช้เป็นส่วนหนึ่งในการเพิ่มประสิทธิภาพของการแสดงผลการสืบค้นข้อมูล โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

1) การกำหนดค่านำหนักข้อมูล

สุธรรม อูมาแสงทองกุล (2541, หน้า 12) ได้ปริทัศน์วรรณกรรมและอธิบายเกี่ยวกับการกำหนดค่านำหนักว่าเป็นวิธีการหนึ่งที่ถูกนำมาใช้เพื่อเพิ่มประสิทธิภาพการสืบค้นทำให้ได้เนื้อหาที่ตรงมากขึ้น ซึ่งวิธีการกำหนดค่านำหนักจะสามารถช่วยลดขนาดของกลุ่มเอกสารแต่ละเนื้อหาช่วยจำกัดขอบเขตของคำนิยามของคำดัชนีให้มีความชี้เฉพาะมากขึ้น และยังช่วยเพิ่มจำนวนของคำศัพท์ดัชนีได้ด้วย ตามแนวคิดของแลนคาสเตอร์ (Lancaster, 1986) ได้อธิบายว่าการกำหนดค่านำหนักสามารถนำไปใช้ในขั้นตอนต่าง ๆ ของระบบจัดเก็บและสืบค้นสารสนเทศ ดังนี้

1.1) การใช้ค่านำหนักในขั้นตอนการทำดัชนี

เป็นการกำหนดหรือระบุค่านำหนักข้อมูลตั้งแต่ขั้นตอนการทำดัชนี ตัวอย่างเช่น การทำดัชนีเอกสารที่มีเนื้อหาเกี่ยวกับสัตว์เลี้ยงและมีเงื่อนไขว่า ถ้าเนื้อหาโดยรวมเป็นเรื่องสัตว์เลี้ยงและเนื้อหาส่วนใหญ่เป็นเรื่องเกี่ยวกับสุนัข ให้กำหนดน้ำหนักและคำดัชนีของสัตว์เลี้ยง เท่ากับ 10/10 และสุนัขเท่ากับ 8/10 ดังนั้น ถ้าเนื้อหาเป็นเรื่องสุนัขไม่มากนักให้กำหนดน้ำหนักลดลงเป็นของสัตว์เลี้ยงเท่ากับ 10/10 และสุนัขเท่ากับ 2/10 เป็นต้น

ทั้งนี้ อาจจะใช้วิธีแบ่งเกณฑ์เป็นระดับต่าง ๆ เพื่อกำหนดค่านำหนักความสำคัญของดัชนีที่แตกต่างกันได้ ตัวอย่างเช่น เอกสารประกอบด้วยดัชนี 6 คำคือ A B C D E และ F เมื่อแบ่งเกณฑ์ค่านำหนักออกเป็น 3 ระดับ จะได้ว่า

- ดัชนี A B มีเนื้อหาสำคัญและเป็นเนื้อหาแกนกลางให้ค่า

น้ำหนัก 3

- ดัชนี C D มีเนื้อหาสำคัญและไม่เป็นเนื้อหาแกนกลางให้
ค่าน้ำหนัก

- ดัชนี E F มีเนื้อหาเป็นเนื้อหาประกอบให้ค่าน้ำหนัก 1

1.2) การใช้ค่าน้ำหนักในขั้นตอนการสืบค้นข้อมูล

เป็นการกำหนดหรือระบุค่าน้ำหนักในขั้นตอนการสืบค้นข้อมูล
ซึ่งสามารถแบ่งการสืบค้นตามค่าน้ำหนักออกเป็น 2 ชนิดคือ การสืบค้นโดยกำหนดค่าน้ำหนักแก่
คำค้นตามดัชนีที่กำหนดไว้ก่อน และการสืบค้นโดยกำหนดค่าน้ำหนักแก่คำค้นโดยไม่จำเป็นต้องมี
ดัชนีกำหนดค่าน้ำหนักก่อน ตัวอย่างเช่น

คำสืบค้นที่ใช้	ค่าน้ำหนักที่ผู้สืบค้นกำหนด
A	10
B	10
C	2
D	2
E	1
F	1

ถ้าหากระบุงเงื่อนไขของการสืบค้นว่า น้ำหนักรวมต้องมีค่า
น้ำหนักรวมอย่างน้อยที่สุด (Threshold) เท่ากับ 20 ดังนั้น ผลการสืบค้นที่ได้ในครั้งนี จะต้องได้ผล
ของการสืบค้นที่ประกอบด้วย A และ B เพราะมีค่าน้ำหนักรวมอย่างน้อยเท่ากับ 20 เป็นต้น

1.3) การใช้ค่าน้ำหนักในขั้นตอนการแสดงผลข้อมูล

เป็นการกำหนดหรือระบุค่าน้ำหนักในขั้นตอนการแสดงผล
ข้อมูลจากตัวอย่างการกำหนดค่าน้ำหนักในขั้นตอนการสืบค้นข้อมูลแล้ว สามารถนำมาจัด
เรียงลำดับการแสดงผลตามค่าน้ำหนักที่สืบค้นได้ เช่น

$$\text{รายการที่มี } A(10) + B(10) + C(2) + D(2) + E(1) + F(1) = 26$$

$$\text{รายการที่มี } A(10) \text{ หรือ } B(10) + C(2) + D(2) + E(1) + F(1) = 16$$

$$\text{รายการที่มี } A(10) \text{ หรือ } B(10) + C(2) \text{ หรือ } D(2) + E(1) + F(1) = 14$$

2) การจัดอันดับข้อมูล

การจัดอันดับ (Ranking) เป็นการนำสิ่งของที่มีลักษณะแตกต่างกันมาจัดเรียงกัน ซึ่งการเรียงลำดับจะเป็นที่น่าเชื่อถือได้เมื่อการเรียงอันดับนั้น ๆ ใช้การพิจารณาคุณลักษณะเดียวที่มีการนิยามไว้อย่างชัดเจน ซึ่งถ้าทำการเรียงอันดับโดยพิจารณาหลายคุณลักษณะไปพร้อม ๆ กัน นอกจากจะทำได้ยากแล้วยังอาจจะมีผลต่อความเชื่อมั่นได้ด้วย (บุญชม ศรีสะอาด, 2543, หน้า 56) ดังนั้น ในการจัดอันดับข้อมูลจึงจำเป็นต้องมีการสร้างหลักเกณฑ์ต่าง ๆ เพื่อประกอบการตัดสินใจ

วิฑูรย์ ตันศิริภคกุล (2542, หน้า 179-185) ได้กล่าวถึงการจัดอันดับว่าเป็นวิธีการวัดเชิงสุทธิ ซึ่งหมายความว่า เป็นการจัดอันดับทางเลือกต่าง ๆ ที่เป็นอิสระต่อกันทีละตัว โดยอาศัยอันดับความเข้มข้นสำหรับแต่ละเกณฑ์ของการตัดสินใจ ซึ่งหลักการของกระบวนการตัดสินใจในส่วนของการจัดกลุ่มองค์ประกอบของปัญหา ได้แก่ การสร้างเกณฑ์หลักในการตัดสินใจ และเกณฑ์รองในการตัดสินใจ รวมถึงการเชื่อมโยงอิทธิพลระหว่างองค์ประกอบ

โดยมีขั้นตอนในการจัดอันดับประกอบด้วย

- ให้ลำดับความสำคัญของเกณฑ์หลักและเกณฑ์รอง
 - กำหนดมาตรฐานในรูปของความเข้มข้น เช่น ดีมาก ดี ปานกลาง น้อย
- ต่ำกว่ามาตรฐาน เป็นต้น
- กำหนดลักษณะที่เป็นรูปธรรมให้กับมาตรฐาน โดยการหาค่าความเข้มข้นของเกณฑ์

- ให้คะแนนตามเกณฑ์ในแต่ละทางเลือก

มาลีเซทสกี (Malczewski, 1999, pp.178-179) ได้อธิบายเกี่ยวกับหลักการหาค่าน้ำหนักสำหรับจัดลำดับข้อมูลด้วยเทคนิควิธีหาผลรวม (Rank Sum) ว่าเป็นเทคนิคการจัดลำดับข้อมูลที่ใช้หลักการปรับค่าน้ำหนักของข้อมูลให้เป็นมาตรฐานเดียวกัน เริ่มจากการหาค่าส่วนกลับของลำดับความสำคัญของข้อมูลแต่ละรายการด้วยสูตร $n-r_j+1$ ซึ่งจะทำได้ สามารถคำนวณหาค่าผลรวมของค่าส่วนกลับของลำดับความสำคัญของข้อมูลทั้งหมดได้ จากนั้นจึงนำค่าผลรวมที่ได้ไปทำการปรับเป็นค่าน้ำหนักของข้อมูลแต่ละอันดับให้เป็นมาตรฐานเดียวกัน โดยมีสูตรการคำนวณดังสมการที่ 2.6

$$\text{Rank Sum } (W_i) = \frac{n-r_j+1}{\sum (n-r_k+1)} \quad (2.6)$$

เมื่อ

$$\begin{aligned}
 W_i &= \text{ค่าน้ำหนักของข้อมูล} \\
 r_j &= \text{ลำดับความสำคัญของข้อมูล} \\
 r_k &= \text{ผลรวมของค่าของข้อมูล} \\
 n &= \text{จำนวนข้อมูลทั้งหมด}
 \end{aligned}$$

จากการทบทวนวรรณกรรม พบว่า การทำดัชนีแบบกำหนดค่าน้ำหนักที่มี การจัดทำอย่างมีคุณภาพตามเกณฑ์มาตรฐาน นอกจากจะทำให้ผลการสืบค้นที่ตรงกับความต้องการมากขึ้นเพราะค่าน้ำหนักของดัชนีจะทำให้ได้เลือกแสดงผลเฉพาะข้อมูลที่มีค่าน้ำหนักดัชนี สูงกว่าหรือเท่ากับค่าน้ำหนักขั้นต่ำที่กำหนดแล้ว การกำหนดค่าน้ำหนักยังสามารถแก้ปัญหาจำนวน ผลลัพธ์จากการสืบค้นที่มีปริมาณมากเกินไปได้เพราะดัชนีแบบกำหนดค่าน้ำหนักสามารถช่วย เรียงลำดับข้อมูล (Ranking) โดยนำเสนอข้อมูลที่มีน้ำหนักมากกว่าก่อนได้ (สุธรรม อูมาแสงทองกุล ,2541, หน้า 12)

ซึ่งจะเห็นได้ว่า เทคนิควิธีหาผลรวม (Rank Sum) นอกจากจะเป็นเทคนิควิธี ที่ง่ายและเหมาะสมสำหรับจัดอันดับข้อมูลที่มีลักษณะเป็นอันดับมาตรา (Ordinal Scale) แล้ว (Malczewski,1999,p.190) ยังพบว่า เทคนิคหาผลรวมมีคุณสมบัติที่สามารถนำไปประยุกต์ใช้ สำหรับการทำดัชนีแบบกำหนดค่าน้ำหนักและจัดอันดับข้อมูลได้ ด้วยการสร้างหลักเกณฑ์เพื่อ กำหนดค่าน้ำหนักให้กับทุกตำแหน่งของคำศัพท์ตาม โครงสร้างสคอส โดยการกำหนดเงื่อนไขว่า ถ้าคำศัพท์มีความเกี่ยวข้องกับคำค้นมาก ก็จะกำหนดให้มีค่าน้ำหนักความสำคัญมาก ถ้าความ เกี่ยวข้องกับคำค้นน้อยก็จะให้มีค่าน้ำหนักความสำคัญน้อย จากนั้นนำผลที่ได้ไปใช้ในการ เรียงลำดับข้อมูล โดยการนำข้อมูลจำนวนและความถี่ของดัชนีที่ปรากฏคูณกับค่าน้ำหนักของ คำศัพท์ควบคุมตาม โครงสร้างทุกตัวที่เกี่ยวข้องเชิงความหมายกับคำค้น ทำให้ได้หาค่าน้ำหนักรวม นำไปใช้จัดอันดับและแสดงผลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ให้กับผู้ใช้ต่อไปได้

2.5.3 การวัดประสิทธิภาพการสืบค้น

ศุภชัย ตั้งวงศ์สานต์ (2553) ได้กล่าวเกี่ยวกับการวัดและประเมินผลระบบสืบค้น ข้อมูลว่า ระบบการสืบค้นที่ดีจะต้องเป็นระบบที่สามารถดึงเอาข้อมูลสารสนเทศที่มีความเกี่ยวพันอัน เป็นความต้องการและเป็นประโยชน์ได้อย่างรวดเร็วถูกต้องแม่นยำ ครบถ้วนสมบูรณ์ดังนั้นการ ประเมินหรือการวัดประสิทธิภาพการสืบค้น จึงมีความสำคัญเป็นอย่างมากสำหรับการสืบค้นข้อมูล

เทคนิควิธีที่นิยมนำมาใช้ในการวัดประสิทธิภาพของ ผลลัพธ์ที่ได้จากการสืบค้น ข้อมูลว่ามีความแม่นยำตรงตามความต้องการมากน้อยเพียงใดจะใช้วิธีการพิจารณาจากจำนวนของ ผลลัพธ์ที่ได้จากการสืบค้นในรูปแบบต่าง ๆ ดังตารางที่ 2.2

ตารางที่ 2.2 ประเภทของผลลัพธ์ที่ได้จากการสืบค้นข้อมูล

ประเภทข้อมูล		ผลการสืบค้น	
		สืบค้นได้	สืบค้นไม่ได้
เอกสาร	เกี่ยวข้อง	TP	FN
	ไม่เกี่ยวข้อง	FP	TN

จากตารางที่ 2.2 สามารถนำประเภทของผลลัพธ์ที่ได้จากการสืบค้นข้อมูล ไป คำนวณหา ค่าที่ใช้เป็นมาตรฐานในการวัดประสิทธิภาพการสืบค้นข้อมูล ได้แก่ ค่าความแม่นยำ (Precision) ค่าความระลึก (Recall) ค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) และค่าความถูกต้อง (Accuracy) โดยมีสูตรคำนวณค่าต่าง ๆ ดังสมการที่ 2.7-2.10 ตามลำดับ (Miao, Duan, Zhang, and Jiao, 2009: pp. 9168–9174)

โดยที่

$$Precision = \frac{TP}{(TP + FP)} \quad (2.7)$$

$$Recall = \frac{TP}{(TP + FN)} \quad (2.8)$$

$$F\text{-measure} = \frac{(2 * Precision * Recall)}{(Precision + Recall)} \quad (2.9)$$

$$Accuracy = \frac{TP + TN}{(TP + FP + FN + TN)} \quad (2.10)$$

โดยที่

- ค่า *TruePositive* หรือ *TP* หมายถึง เอกสารที่เกี่ยวข้องและสืบค้นได้
- ค่า *False Negative* หรือ *FN* หมายถึง เอกสารที่เกี่ยวข้องแต่สืบค้นไม่ได้
- ค่า *FalsePositive* หรือ *FP* หมายถึง เอกสารที่ไม่เกี่ยวข้องแต่สืบค้นได้
- ค่า *True Negative* หรือ *TN* หมายถึง เอกสารที่ไม่เกี่ยวข้องและสืบค้นไม่ได้

ค่าที่ได้จากการวัดประสิทธิภาพการสืบค้นข้อมูลทั้ง 4 ค่า ดังกล่าวข้างต้น สามารถอธิบาย ได้ดังนี้

1) ค่าความแม่นยำ (Precision: P) เป็นค่าที่จะแสดงให้เห็นว่าระบบที่พัฒนาขึ้นมา นั้นมีความสามารถในการดึงเอกสารหรือข้อมูลที่เกี่ยวข้องกับคำตอบที่ต้องการได้แม่นยำมากน้อยเพียงใด ดังนั้น ถ้าค่าความแม่นยำ เท่ากับ 1 แสดงว่า การสืบค้นสามารถค้นหาเอกสารที่มีความเกี่ยวข้องกับสิ่งที่ต้องการสืบค้นข้อมูลและแสดงข้อมูลทุกครั้ง

2) ค่าความระลึก (Recall: R) เป็นค่าที่แสดงให้เห็นว่า ระบบที่พัฒนาขึ้นมา นั้นมีความสามารถดึงข้อมูลที่เกี่ยวข้องกับคำตอบที่ต้องการ ได้ถูกต้องครบถ้วนมากน้อยเพียงใด ดังนั้น ถ้าค่าความระลึก เท่ากับ 1 แสดงว่าการสืบค้นสามารถค้นหาเอกสารที่มีความเกี่ยวข้องกับสิ่งที่ต้องการสืบค้นข้อมูลได้อย่างครบถ้วนทั้งหมด

3) ค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) เป็นการวัดค่าประสิทธิภาพการสืบค้นที่ได้จากการวัดโดยสรุปจากค่าความแม่นยำและค่าความระลึก โดยมีชื่อเรียกว่า ค่าเอฟเมเชอร์ ซึ่งอาจกล่าวได้ว่าค่าเอฟเมเชอร์ เป็นการหาค่าเฉลี่ยที่ให้ความสำคัญกับค่าความแม่นยำและค่าความระลึกเท่า ๆ กัน

4) ค่าความถูกต้อง (Accuracy) เป็นการวัดค่าความถูกต้องของการสืบค้นข้อมูลที่มีการตรวจสอบค่าความถูกต้องทั้งในส่วนของการค้นหาเอกสารที่มีความเกี่ยวข้องกับสิ่งที่ต้องการสืบค้นข้อมูลและสามารถในการค้นหาเอกสารได้อย่างครบถ้วนและถ้าเอกสารไม่ได้มีความเกี่ยวข้องก็จะไม่มีการดึงข้อมูลมาแสดงผล ดังนั้น การคำนวณค่านี้จึงเป็นการนำประเภทของข้อมูลทุกอย่างที่เกี่ยวข้องกับการสืบค้นมาคำนวณทั้งหมด ดังสมการที่ 2.10

ในการวัดประสิทธิภาพของการสืบค้นด้วยค่าความแม่นยำและค่าความระลึกนั้นจะพบว่าผลลัพธ์ที่ได้จากค่าความแม่นยำและค่าความระลึกเป็นค่าที่มีการผกผันกัน ซึ่งเมื่อใดก็ตามที่ผลลัพธ์ที่ได้มีค่าความแม่นยำสูงจะให้ค่าความระลึกต่ำ ทำให้ผลลัพธ์ที่ได้มีความเหมาะสมกับลักษณะงานที่ต้องการความแม่นยำสูง ในทางกลับกันถ้าหากผลลัพธ์ที่ได้มีค่าความแม่นยำต่ำจะมีค่าความระลึกสูง ทำให้ผลลัพธ์ที่ได้มีความเหมาะสมกับลักษณะงานที่มีความต้องการความครบถ้วนของข้อมูลสูง ซึ่งลักษณะงานบางอย่างอาจจะต้องใช้ทั้งค่าความแม่นยำและค่าความระลึก ดังนั้น จึงต้องใช้ค่าเอฟเมเชอร์ในการวัดประสิทธิภาพการสืบค้น

การพิจารณาตัดสินผลการวัดประสิทธิภาพการสืบค้นนั้น นอกจากจะต้องคำนึงถึง เหตุผลดังกล่าวข้างต้นแล้ว ยังมีข้อจำกัดในกรณีที่ผู้ศึกษาไม่สามารถบอกได้อย่างชัดเจนว่า ผลลัพธ์ ที่ได้ตรงตามความต้องการหรือไม่ เนื่องจากบุคคลที่ตัดสินมีความคิดที่แตกต่างกัน ดังนั้น การ วิเคราะห์ผลการประเมินที่ได้ ควรจะต้องคำนึงถึงหลักฐานด้านอื่นที่เกี่ยวข้อง รวมถึงการใช้ วิจารณ์งานที่อยู่บนพื้นฐานของความเป็นจริงและหลักฐานที่มีข้อบ่งชี้ชัดเจนเพื่อประกอบการ ตัดสินใจด้วยดังนั้น ในการศึกษาวิจัยครั้งนี้จะใช้หลักการวัดประสิทธิภาพการสืบค้นจากทั้ง 4 วิธี คือค่าความแม่นยำ (Precision) ค่าความระลึก (Recall)ค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) และค่าความ ถูกต้อง (Accuracy) ซึ่งจะพิจารณาความเหมาะสมในการนำไปใช้งานในแต่ละกรณีที่ต้องการวัด และประเมินผลต่อไป

2.6 บทสรุปการปริทัศน์วรรณกรรมและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

2.6.1 งานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

จากการ ศึกษาค้นคว้างานวิจัยที่เกี่ยวข้อง ที่สามารถนำไปใช้เป็นแนวทางในการ ออกแบบและ พัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเรียนรู้แบบอัจฉริยะเชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะ รายบุคคลของงานวิจัยนี้ มีดังต่อไปนี้

โซโตกราเซียและซานเชส-อลอนโซ (Soto, Garcia and Sánchez-Alonso, 2007) นำเสนอแนวคิดเกี่ยวกับการจัดเก็บเรียนรู้แบบอัจฉริยะเป็นคลังเรียนรู้แบบอัจฉริยะเชิงความหมายโดย ใช้ชื่อว่า Semantic Learning Object Repository หรือ SLOR ทีมผู้วิจัยนำเสนอว่าจุดเด่นของงานวิจัย คือ การอธิบายความหมายของเมทาตาตา โดยใช้มาตรฐานลอ (LOM) ซึ่งมีการอธิบาย รายละเอียด เกี่ยวกับคลังเรียนรู้แบบอัจฉริยะ ไว้อย่างหลากหลาย ส่วนของ แบบจำลอง SLOR จะทำหน้าที่เป็น พื้นฐานหลักที่ช่วยอธิบายถึงความหลากหลายของ คุณลักษณะของเรียนรู้แบบอัจฉริยะและสามารถ นำไปใช้รองรับฟังก์ชันการค้นหาได้

นิวัตนากุล มาร์ตินอีโบยาและไ่มุคค์ (Niwattanakul, Martin, Eboueya and Khaimook, 2007) เสนอระบบศูนย์กลางเรียนรู้แบบอัจฉริยะโดยใช้แบบจำลองของออนโทโลยีที่ สามารถสืบค้นข้อมูลเชิงความหมายของเรียนรู้แบบอัจฉริยะได้ ระบบดังกล่าวประกอบด้วย 3 ส่วน คือ คลังเรียนรู้แบบอัจฉริยะ (A Learning Object Repository) ศูนย์กลางเรียนรู้แบบอัจฉริยะ (Learning Object Mediator) และคลังแนวคิด/คลังความรู้ (Concept Repository) โดยมีขั้นตอนวิธีที่ ใช้ในการสืบค้นและจัดหมวดหมู่ของเรียนรู้แบบอัจฉริยะ ประกอบด้วย (1) การค้นหาข้อมูลจากดัชนี คำค้น หรือคำหลัก (Keyword)(2) นำดัชนีคำค้นที่ได้ไปคำนวณหาค่าความน่าจะเป็นของความ คล้ายคลึงกันของเรียนรู้แบบอัจฉริยะตามคำหลักและแนวคิด และ (3) นำผลลัพธ์ที่ได้ไปจำแนกความ

คล้ายคลึงเชิงความหมายด้วยตรรกคลุมเครือ (Fuzzy Logic) ซึ่งผลการวิจัยทำให้สามารถสืบค้นและจำแนกข้อมูลเชิงความหมายของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ได้อย่างถูกต้อง

ซาง-ฉิน รุ-หลินซีตี้-ติงหยอง-เจียนและซุย (Chang-qin, Ru-lin, Zhi-ting, Yong-jian and Hui, 2009) นำเสนอ ระบบค้นหาอัจฉริยะ สำหรับเว็บเชิงความหมาย ที่สามารถตอบสนองความต้องการของผู้ใช้งานได้ โดยนำเสนอขั้นตอนการทำงานที่เรียกว่า EHSReasoning ซึ่งประกอบด้วย กฎที่เกี่ยวข้อง และแนวคิดการค้นหา เพื่อนำไปสร้างเป็นเงื่อนไข อัตโนมัตินำมาค้นหา โดยออกแบบขั้นตอนวิธีของการจัดอันดับที่เรียกว่า EHSRanking ซึ่งในการจัดอันดับ จะพิจารณาจากปัจจัย 2 ประการคือ ค่า น้ำหนักของความคล้ายคลึงกัน และค่าความเกี่ยวข้องกัน ของข้อมูลตามแนวคิดด้านการศึกษา ผลการทดสอบระบบดังกล่าว พบว่า ขั้นตอนวิธีของการจัดอันดับดังกล่าวสามารถเพิ่มประสิทธิภาพของการค้นหาได้

ดาร์กและเจเซอร์ (Dağ and Geçer, 2009) ศึกษาหาความสัมพันธ์ระหว่างการเรียนรู้ผ่านระบบออนไลน์ (Online Learning) กับรูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles) พบว่า การเพิ่มผลสัมฤทธิ์ทางการเรียนของการเรียนรู้ผ่านระบบออนไลน์ไม่ได้ขึ้นอยู่กับรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียนเพียงอย่างเดียวเท่านั้น ผลสัมฤทธิ์ทางการเรียนของผู้เรียนยังขึ้นอยู่กับแรงจูงใจให้กับผู้เรียน รวมถึงกลยุทธ์และวิธีการสอนของผู้สอน ซึ่งมีปัจจัยภายนอกอื่น ๆ ที่เกี่ยวข้องด้วย

แตรคาร์ มีน่า -แอน และ มีน่า -แอม (Thakar, Meena-An and Meena-Am, 2011, pp. 587-605) เสนอแบบจำลองของระบบโอเลิร์นเนอร์ (OLearner) ซึ่งเป็นการพัฒนาระบบบริหาร จัดการเรียน การสอนที่ได้มีการออกแบบออนไลน์ โทโลยีของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์และออนไลน์ โทโลยีของข้อมูลเกี่ยวกับผู้เรียนไว้ภายในระบบโอเลิร์นเนอร์ เพื่อให้สามารถรองรับการค้นหาข้อมูลเชิงความหมายได้ ผลการวิจัยพบว่า ผลลัพธ์ ที่ได้จากการค้นหาข้อมูลผ่านระบบโอเลิร์นเนอร์ สามารถแสดงความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลผู้เรียนกับข้อมูลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เดิมหรือที่ผ่านมามีการเก็บบันทึกข้อมูลไว้ในระบบช่วยเหลือประโยชน์ต่อผู้เรียนในการค้นหาและเข้าถึงเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ต่าง ๆ ได้ง่ายและสะดวกมากยิ่งขึ้น ซึ่งจะเห็นได้ว่าการออกแบบระบบค้นหาเชิงความหมายสำหรับ ระบบโอเลิร์นนิ่งที่ดี ควรพัฒนาเป็นฟังก์ชันการทำงานหนึ่งไว้ภายในระบบบริหารจัดการเรียนการสอน

คาสเจีย-มิลิเชียวิกเวสซิน แวนโนวิกและบูดิเมค (Klašnjak-Milićević, Vesin, Ivanović and Budimac, 2011) ได้พัฒนาระบบ Potus ย่อมาจาก The Programming Tutoring System ซึ่งเป็นระบบที่พัฒนาขึ้นมาเพื่อรองรับการติวเนื้อหาบทเรียนให้กับผู้เรียนเมื่อผู้เรียนเข้าไปใช้งานระบบ Potus ระบบจะนำข้อมูลการใช้งานที่ผ่านมามีเป็นข้อมูลสำหรับ ให้คำแนะนำเนื้อหาบทเรียนให้กับผู้เรียนที่มีลักษณะแตกต่างกันได้

ซูโฮยวและโฮ(Soo, Yeoh and Ho, 2012)เสนอแบบจำลองต้นแบบของออนโทโลยีสำหรับแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามความสนใจของแต่ละบุคคล ซึ่งช่วยทำให้มีการนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์กลับมาใช้มากขึ้น นอกจากนี้ยังสามารถช่วยเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ดีที่สุดและเหมาะสมที่สุดให้กับผู้ใช้งาน หลักการทำงานเริ่มจากผู้ใช้งานทำการสืบค้นข้อมูลด้วยดัชนีคำค้น จากนั้นระบบจะไปค้นหาคำที่ใกล้เคียงจาก WordNetและจะนำทั้งคำค้นและคำที่ใกล้เคียงไปทำการเลือกและจัดอันดับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยเปรียบเทียบกับข้อมูลประวัติการใช้งานของผู้ใช้งาน

เฉินและเพอร์เซน (Chen and Persen, 2012) นำเสนอระบบแนะนำ AnnForum ซึ่งเป็นระบบที่มีการพัฒนาขึ้นเพื่อให้สามารถแบ่งปันความรู้ระหว่างกันได้ในรูปแบบของฟอรัม โดยที่ระบบ AnnForumสามารถแนะนำหัวข้อเนื้อหาบทเรียนได้ตามที่ผู้เรียนสนใจ แต่อย่างไรก็ตามระบบ AnnForumเป็นระบบที่สามารถให้การแนะนำข้อความในการสนทนาฟอรัมได้เท่านั้น ยังเป็นการค้นหาในฟอรัมการสนทนาแบบดั้งเดิม

โอซีเปก บอสนิค เซอร์เบคและรูแยงค์(Ocepek, Bosnic, Serbec and Rugelj, 2013) เสนอแบบจำลองการให้คำแนะนำชนิดของเนื้อหาที่มีเดียต่าง ๆ ตามลักษณะความชอบส่วนบุคคล โดยใช้เทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจผลการศึกษา พบว่า ผู้เรียนมีความชอบชนิดของสื่อการเรียนรู้ที่มีเดียที่แตกต่างกัน อย่างไรก็ตามแบบจำลองที่นำเสนอมุ่งเน้นที่การเปรียบเทียบเฉพาะชนิดของมีเดีย ได้แก่ ภาพเคลื่อนไหว วิดีโอ การจำลอง เสียงและข้อความเท่านั้น

ลินเยฟฮังค์ และชาง(Lin, Yeh, Hung and Chang, 2013) เสนอแบบจำลองชื่อ PCLSย่อมาจาก Personalized Creativity Learning System เป็นระบบที่มีการปรับแต่งสภาพแวดล้อมในการเรียนรู้เพื่อช่วยเพิ่มประสิทธิภาพการเรียนรู้ส่วนบุคคล โดยคำนึงถึงปัจจัยที่มีผลต่อการเรียนรู้ของผู้เรียน ได้แก่ อายุ (Age) เพศ (Gender) สาขาที่เรียน (College Major) ความคิดสร้างสรรค์ (Creativity) และรูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles) โดยการทำเหมืองข้อมูล ด้วยอัลกอริทึมของต้นไม้การตัดสินใจ ในการที่จะหาเส้นทาง การเรียนรู้ส่วนบุคคลเพื่อให้สามารถเพิ่มประสิทธิภาพการทำงานของความคิดสร้างสรรค์ของผู้เรียน พบว่า เทคนิคการทำเหมืองข้อมูล เป็นเครื่องมือที่ดีสำหรับการสร้างแบบจำลองเพื่อรองรับการพัฒนาแบบแนะนำการเรียนรู้ ซึ่งการนำข้อมูลรายบุคคลเข้าไปในระบบจะมีส่วนช่วยกระตุ้นให้ผู้เรียนเกิด ความคิดสร้างสรรค์ รวมทั้งสามารถเพิ่มแรงจูงใจในการเรียนและผลการเรียนรู้ที่ดีที่สุดด้วย

2.6.2 บทสรุปและเปรียบเทียบกระบวนการวิจัย

จากการทบทวนวรรณกรรมและงานวิจัยที่เกี่ยวข้องดังกล่าวข้างต้น สามารถสรุปและเปรียบเทียบกระบวนการวิจัยของงานวิจัยในข้างต้นกับงานวิจัยนี้ได้ดังรายละเอียดตารางที่ 2.3 และตามกรอบแนวคิดการวิจัยดังรูปที่ 2.15 โดยมีรายละเอียดดังนี้

ส่วนที่ 1 ปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกเรียนรู้เชิงออบเจกต์

ความแตกต่างระหว่างบุคคล (Individual Difference) และรูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles) ของผู้เรียนที่มีผลต่อการเลือกเรียนรู้เชิงออบเจกต์ของผู้เรียนแล้ว ยังพบว่าข้อมูล คุณลักษณะเฉพาะของเรียนรู้เชิงออบเจกต์ (Learning Object Characteristics) ที่แตกต่างกันนั้น ส่งผลต่อการเรียนรู้และความชอบของผู้เรียนด้วย ดังนั้น การศึกษาวิจัยนี้ จึงมีความสนใจที่จะศึกษาและวิเคราะห์ปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกเรียนรู้เชิงออบเจกต์ จากลักษณะของข้อมูลทั้ง 3 ส่วน ได้แก่ ข้อมูลลักษณะพื้นฐานของผู้ใช้ ข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียนและข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเรียนรู้เชิงออบเจกต์ที่ครอบคลุมถึงคุณลักษณะด้านเนื้อหาของเรียนรู้เชิงออบเจกต์ด้วย เพื่อให้การพัฒนาแบบจำลองแนะนำเป็นประโยชน์ต่อการเรียนรู้ของผู้เรียน

ส่วนที่ 2 เทคนิควิธีการแนะนำตามคุณลักษณะส่วนบุคคล

ส่วนของเทคนิค วิธีการแนะนำข้อมูลให้กับผู้ใช้ที่มีลักษณะคล้ายคลึงกัน พบว่างานวิจัยส่วนใหญ่ใช้เทคนิคซึ่งอาศัยแบบจำลอง (Model-based Techniques) โดยอาศัยเทคนิควิธีการจัดจำแนก (Classification) และสร้างกฎความสัมพันธ์เพื่อนำตัวแบบที่ได้จากการทำเหมืองข้อมูลไปใช้ในการพยากรณ์หรือแนะนำเนื้อหาบทเรียนต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องให้กับผู้เรียนได้ตาม คุณลักษณะส่วนบุคคล ดังนั้น ในงานวิจัยนี้จึงเลือกใช้วิธีดังกล่าวข้างต้นในการพัฒนามอดูลแนะนำเรียนรู้เชิงออบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล โดยจะออกแบบการทดลองเพื่อศึกษาเปรียบเทียบผลการสร้างกฎแนะนำด้วยอัลกอริทึมต่าง ๆ ของเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ (Decision Tree) เพื่อค้นหากฎการแนะนำและอัลกอริทึมที่เหมาะสมที่สุดสำหรับนำไปใช้งาน

ส่วนที่ 3 การสืบค้นข้อมูล การแสดงผลข้อมูล และการประเมินผล

ส่วนของการสืบค้นข้อมูล พบว่า กระบวนการสืบค้นข้อมูลเชิงความหมายนอกจากจะสามารถช่วยค้นหาทรัพยากรสารสนเทศ ที่ต้องการ และแสดงผลได้อย่างรวดเร็ว แล้ว ยังสามารถค้นหาทรัพยากรสารสนเทศที่มีความเกี่ยวข้องและ/หรือมีความสัมพันธ์เชิงความหมาย ได้ด้วย ซึ่งงานวิจัยนี้จะมุ่งเน้นที่กระบวนการ พัฒนาคำสำหรับทำหน้าที่เป็นเครื่องมือในการกำหนดคำแทนสาระหรือคำดัชนี เพื่ออธิบายความสัมพันธ์เชิงความหมายของคำศัพท์ในคลังคำ ให้สามารถ

รองรับการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมาย และทำงานร่วมกับแบบจำลองการ แนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะส่วนบุคคล โดยใช้วิธีการ จัดหมวดหมู่คำศัพท์ ควบคุมตามโครงสร้างของสกอส (SKOS)และใช้ เทคนิควิธีหาผลรวม(RankSum)ประยุกต์ใช้สำหรับการทำดัชนีแบบ กำหนดค่าน้ำหนักและจัดอันดับข้อมูล ขั้นตอนการแสดงผล การสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายต่อไป

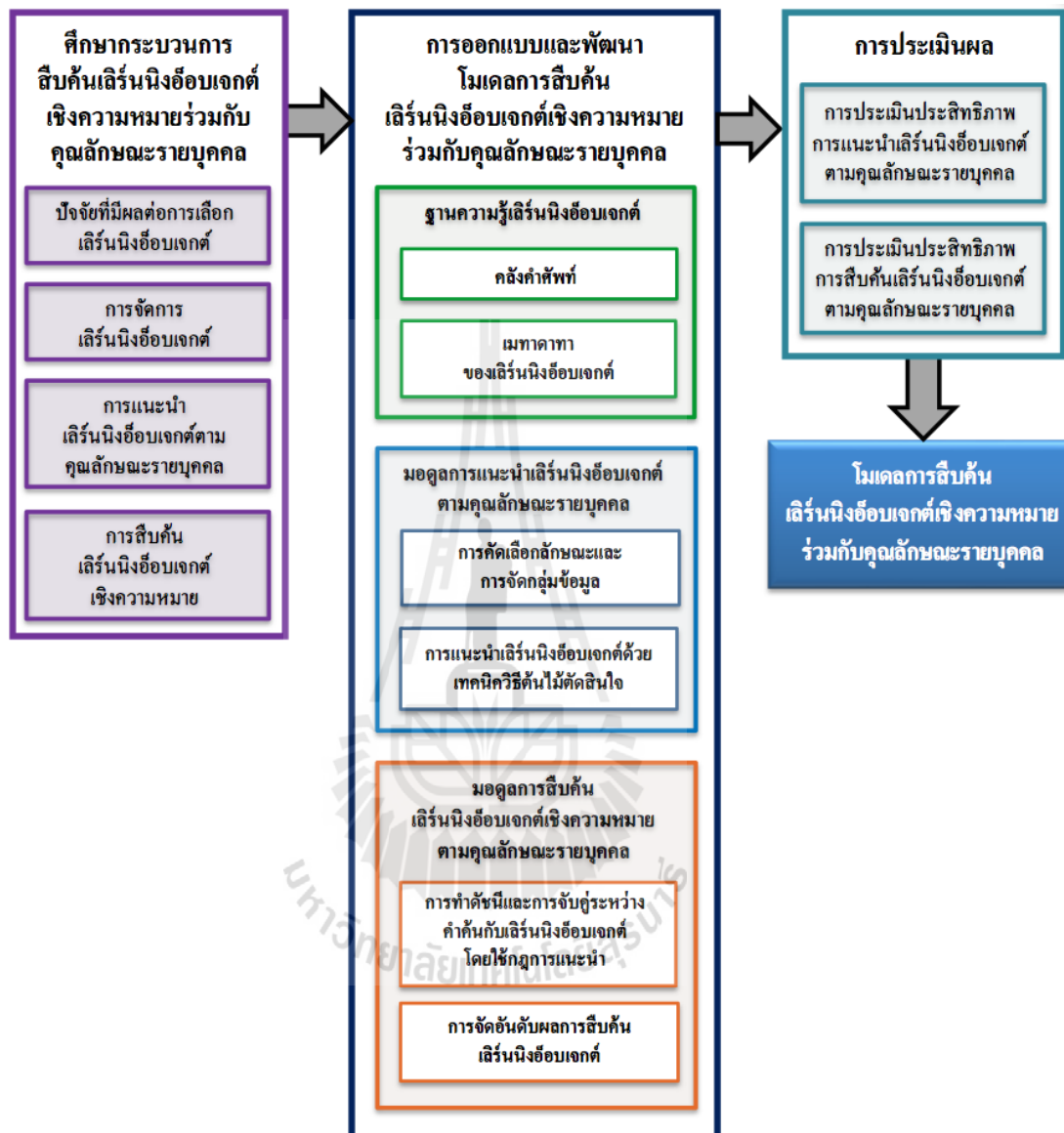
ตารางที่ 2.3 รูปเปรียบเทียบงานวิจัยที่เกี่ยวข้องกับการพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล

กระบวนการทำงาน	งานวิจัยที่เกี่ยวข้อง											
	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	*	
ปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์												
ข้อมูลลักษณะพื้นฐานส่วนบุคคล			√	√	√	√	√	√	√	√	√	√
ข้อมูลความชอบลักษณะเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์	√				√	√	√		√		√	
ข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียน				√						√	√	
เทคนิควิธีการแนะนำตามคุณลักษณะส่วนบุคคล												
เทคนิคซึ่งอาศัยความจำ (Memory-based Techniques)												
เทคนิคซึ่งอาศัยแบบจำลอง (Model-based Techniques)			√	√	√	√		√	√	√	√	√
เทคนิคการสืบค้นข้อมูล												
สืบค้นข้อมูลด้วยคำค้น (Keyword Search)		√	√				√	√			√	
สืบค้นข้อมูลเชิงความหมาย (Semantic Search)	√	√	√		√		√				√	
การแสดงผลการสืบค้น												
การจัดอันดับข้อมูล (Ranking)		√	√				√				√	
การประเมินผล												
การประเมินผลแบบจำลอง				√		√		√	√	√	√	√
การประเมินผลการสืบค้น	√	√	√		√		√				√	

งานวิจัยที่เกี่ยวข้องประกอบด้วย

1 = โซโต กราเซียและซานเชส-อลอนโซ (Soto, Garcia, and SOnchez-Alonso, 2007), 2 = นิวัตานากุล มาร์ติน อีโยย่า และไข่มุกด์ (Niwatanakul, Martin, Eboueya and Khaimook, 2007), 3 = ช้าง-ฉิน และคณะ (Chang-qin et al, 2009), 4 = ดาร์กและเกเซอร์ (Dağ and Gezer, 2009), 5 = แคร็กเกอร์ มีน่า-แอนและมีน่า-แอม (Thakar, Meena-An and Meena-Am, 2011), 6 = คาสเจีย-มิลิเชวิกเวสสัน แวโนวิก และบูคิเมค (Klau njMiličević, Vesin, Ivanović, and Budimac, 2011), 7 = ซูโฮยัวและโฮ (Soo, Yeoh and Ho, 2012), 8 = เชนและเพอร์เซน (Chen and Persen, 2012), 9 = โอซีเปก บอสนิค เซอร์เบค และรูเยก (Ocepek, Bosnic, SerbecandRugelj, 2013), 10 = ลินเยฟฮัง และซาง (Lin, Yeh, Hung and Chang, 2013), * = งานวิจัยนี้

2.6.3 กรอบแนวคิดในการวิจัย



รูปที่ 2.16 กรอบแนวคิดการวิจัย

บทที่ 3

วิธีดำเนินการวิจัย

งานวิจัยนี้มีจุดมุ่งหมายเพื่อออกแบบและ พัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล เนื้อหาบทนี้จะกล่าวถึง วิธีการวิจัย ประชากรและกลุ่มตัวอย่าง เครื่องมือที่ใช้ในการวิจัยและการวิเคราะห์ข้อมูล โดยมีรายละเอียดดังนี้

3.1 วิธีการวิจัย

การวิจัยครั้งนี้เป็นการวิจัยเชิงประยุกต์ (Applied Research) เป็นการศึกษาวิจัยที่มีขั้นตอนการดำเนินงานที่ดัดแปลงมาจากวงจรการพัฒนา ระบบ (System Development Life Cycleหรือ SDLC) โดยแบ่งวิธีดำเนินการวิจัยออกเป็น 3 ขั้นตอนคือ (1)ขั้นตอนการศึกษากระบวนการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล(2) ขั้นตอนการออกแบบและพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล และ(3) ขั้นตอนการประเมินผลสามารถสรุปวิธีดำเนินการวิจัยและผลลัพธ์ที่ได้ของแต่ละขั้นตอน ดังตารางที่ 3.1

ตารางที่ 3.1 กรอบการดำเนินการวิจัยและผลลัพธ์ที่ได้ในแต่ละขั้นตอน

ขั้นตอน	วิธีดำเนินการ	ผลลัพธ์ที่ได้
ศึกษากระบวนการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล	1. ศึกษาปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ของผู้ใช้ 2. ศึกษาทฤษฎีงานวิจัยและเทคนิควิธีการต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับกระบวนการจัดการเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ การแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะส่วนบุคคลและการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมาย	- ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลที่มีผลต่อการเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ - เครื่องมือสำหรับสำรวจข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ผู้เรียนมีความชอบ - เทคนิควิธีการสร้างฐานความรู้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ - เทคนิควิธีการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล - เทคนิควิธีการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมาย

ตารางที่ 3.1 กรอบการดำเนินการวิจัยและผลลัพธ์ที่ได้ในแต่ละขั้นตอน (ต่อ)

ขั้นตอน	วิธีดำเนินการ	ผลลัพธ์ที่ได้
การออกแบบและ พัฒนาแบบจำลอง การสืบค้นเลิร์น นิงอ็อบเจกต์เชิง ความหมายร่วมกับ คุณลักษณะ รายบุคคล	<ol style="list-style-type: none"> 1. ออกแบบและพัฒนาฐานความรู้ เลิร์นนิงอ็อบเจกต์ประกอบด้วย คลังคำศัพท์และ เมทาดาตาของเลิร์นนิง อ็อบเจกต์ 2. ออกแบบและพัฒนาโมดูลการ แนะนำเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ตาม คุณลักษณะรายบุคคลโดยใช้ วิธีการคัดเลือกลักษณะ การจัด กลุ่มข้อมูล และการแนะนำ เลิร์นนิงอ็อบเจกต์ด้วยเทคนิค วิธีค้น ไม้ตัดสินใจ 3. ออกแบบและพัฒนาโมดูลการ สืบค้นเลิร์นนิงอ็อบเจกต์เชิง ความหมายตามคุณลักษณะ รายบุคคล โดยใช้วิธีการทำดัชนี และการจับคู่ระหว่างคำค้น กับเลิร์นนิงอ็อบเจกต์โดยใช้กฎ การแนะนำ และจัดอันดับผล การสืบค้นเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ 	<p>- แบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิง อ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับ คุณลักษณะรายบุคคล ที่สามารถ แนะนำเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ให้กับ ผู้ใช้ที่มีคุณลักษณะรายบุคคลที่ แตกต่างกันได้ รวมทั้งสามารถ รองรับการค้นหาและจัดอันดับผล การสืบค้นเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ เชิงความหมายด้วยคำค้น ได้อย่าง เหมาะสมตามผู้ใช้ต้องการ</p>
การประเมินผล	<ol style="list-style-type: none"> 1. ประเมินประสิทธิภาพแบบ สำรวจที่ใช้ในการเก็บข้อมูล 2. ประเมินประสิทธิภาพการ แนะนำเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ตาม คุณลักษณะรายบุคคล 3. ประเมินประสิทธิภาพการ สืบค้นเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ตาม คุณลักษณะรายบุคคล 	<p>- ผลการประเมินประสิทธิภาพของ แต่ละกระบวนการของงานวิจัยนี้ จะต้องมีค่าอยู่ในเกณฑ์ที่เหมาะสม และสามารถยอมรับได้ จำเป็นต้อง มีการวิเคราะห์และปรับปรุงแก้ไข หากผลการประเมินไม่อยู่ในเกณฑ์ ที่สามารถยอมรับได้</p>

จากตารางที่ 3.1 สามารถอธิบาย รายละเอียดของแต่ละขั้นตอน การดำเนินการวิจัย ดังต่อไปนี้

3.1.1 ศึกษากระบวนการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล
เป็นขั้นตอนการวิจัยที่มุ่งเน้นในส่วนของการศึกษาทฤษฎี งานวิจัยกระบวนการและเทคนิควิธีการต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้อง 4 ส่วน ได้แก่ ปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์การจัดการเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ การแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลและการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายเพื่อให้การออกแบบและพัฒนาแบบจำลองของงานวิจัยนี้บรรลุตามวัตถุประสงค์ที่ตั้งไว้โดยมีรายละเอียดดังนี้

3.1.1.1 ปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

การทบทวนวรรณกรรมและงานวิจัยที่เกี่ยวข้องกับปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ พบว่า ความแตกต่างระหว่างบุคคลมีความเกี่ยวข้องกับความสามารถทางด้านสติปัญญา ความคิด ความจำ การแก้ปัญหา ต่าง ๆ รวมถึงความต่างระหว่างเพศ ซึ่งส่งผลให้แต่ละบุคคลจะมีเซวปัญหา ความคิดสร้างสรรค์ รูปแบบการคิด (Cognitive Styles) และรูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles) ที่แตกต่างกัน (อารี พันธุ์ณี, 2534, หน้า34; สุรงค์ โค้วตระกูล, 2545, หน้า 131-152) ดังนั้น งานวิจัยนี้จึง กำหนดให้รูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles) เป็นส่วนหนึ่งของปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ และจากการศึกษาแนวคิดการจำแนก รูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียนด้วยหลักทฤษฎีต่าง ๆ พบว่า รูปแบบการเรียนรู้ตามแนวคิดของกราสาและไรซ์แมน (Grasha and Reichmann, 1975) เป็นการแบ่งรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียน ตามลักษณะบุคลิกภาพ และได้รับความนิยมนำไปประยุกต์ใช้เพื่อจัดกลุ่ม ผู้เรียนระดับมัธยมศึกษา (Maneenilet al., 2010; Thonthai, 2009)จึงมีความเหมาะสมกับกลุ่มประชากรของงานวิจัยนี้ ซึ่งเป็นผู้เรียนในระดับมัธยมศึกษาที่มีความต้องการสืบค้น เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ต่าง ๆ เพื่อการเรียนรู้ด้วยตนเองและใช้เป็นส่วนเสริมสำหรับการเรียนรู้ในชั้นเรียน ทำให้ได้ข้อสรุปว่า ปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ของงานวิจัยนี้ที่เกี่ยวข้องกับ คุณลักษณะรายบุคคล (Individual Characteristics)หรือลักษณะเฉพาะตัวของผู้ใช้หรือผู้เรียน ที่มีผลต่อการเลือก เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ใด ๆ ซึ่งประกอบด้วย ข้อมูลที่เกี่ยวข้อง 3 ส่วนคือ

1) ข้อมูลลักษณะส่วนบุคคล (Personal Characteristic) หมายถึง ข้อมูลลักษณะพื้นฐานโดยทั่วไปของผู้ใช้ ได้แก่ เพศและระดับชั้น

2) ข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles) หมายถึง ข้อมูลที่บ่งบอกถึงวิธีการเรียนรู้หรือลักษณะการเรียนรู้ของแต่ละรายบุคคล ซึ่งเป็นข้อมูลที่มีความเฉพาะเจาะจงหรือแตกต่างกันตามลักษณะบุคลิกภาพของผู้ใช้หรือผู้เรียน โดยสามารถปรับเปลี่ยนได้เมื่ออยู่ในบริบทของการเรียนรู้ที่ต่างกัน ซึ่งรูปแบบการเรียนรู้ตามแนวคิดของ กราชาและไรซ์แมน (Grasha and Reichmann, 1975) แบ่งกลุ่มผู้เรียนออกเป็น 6 รูปแบบคือแบบอิสระ (Independent Style) แบบพึ่งพา (Dependent Style) แบบร่วมมือ (Collaborative Style) แบบหลีกเลี่ยง (Avoidant Style) แบบแข่งขัน (Competitive Style) และแบบมีส่วนร่วม (Participant Style)

3) ข้อมูลลักษณะความชอบหมายถึง ข้อมูลระดับความชอบ ของผู้ใช้หรือผู้เรียนที่มีต่อการเรียนรู้ในรายวิชาวิทยาศาสตร์

3.1.1.2 การจัดการเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

การศึกษา วิเคราะห์และสังเคราะห์ความรู้ที่เกี่ยวข้องกับกระบวนการจัดเก็บข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยเทคนิควิธีการต่าง ๆ เพื่อนำไปใช้ในการออกแบบและพัฒนาฐานความรู้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (LOs Knowledge Base) ที่ประกอบด้วย ส่วนของเมทาดาตาสำหรับอธิบายคุณลักษณะเฉพาะต่าง ๆ ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์และส่วนของคลังคำศัพท์เพื่อจัดเก็บข้อมูลคำศัพท์ที่มีความสัมพันธ์ในรูปแบบต่าง ๆ โดยแบ่ง การจัดการเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ออกเป็น 2 ส่วนคือ ส่วนของเมทาดาตาของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์และส่วนของคลังคำศัพท์มีรายละเอียดดังนี้

1) เมทาดาตาของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

จากการศึกษาวิเคราะห์ความรู้ที่เกี่ยวข้องกับ โครงสร้างของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ทำนึ่งถึงคุณสมบัติสำคัญของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์และเทคโนโลยีที่นำมาใช้ในการกำหนดมาตรฐานการจัดเก็บข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ โดยพบว่า เมทาดาตาที่ได้รับความนิยม สำหรับนำมาใช้ในการ อธิบายข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ คือ มาตรฐานลอม (Learning Object Metadata Standard) ที่อ้างอิงตามมาตรฐานของ IEEE 1484.12.1-2002 เวอร์ชัน 1.3 (IMS, www, 2004) และดับลินคอร์เมทาดาตา (Dublin Core Metadata) มีงานวิจัยส่วนหนึ่งที่มีการนำเมทาดาตาดังกล่าวไปประยุกต์ใช้เพื่ออธิบายข้อมูลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์สำหรับการนำเสนอแบบจำลองหรือพัฒนาระบบให้สามารถรองรับการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในรูปแบบต่าง ๆ (Soto et al., 2007; สุขเวช หมั่นน้อย, 2550; ปัญญาวิริ์ เนินทราย, 2549; พงษ์รัชช ชีพพิมลชัย, 2554)

เมื่อวิเคราะห์รายละเอียดของเมทาดาตาตามมาตรฐานดังกล่าวข้างต้นพบว่า ส่วนของเมทาดาตาที่นิยมนำมาใช้อธิบายข้อมูลเพื่อให้สามารถสืบค้นและเข้าถึงข้อมูล เลิร์น

นิงอ็อบเจกต์ ในระบบ คลังเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ ต่าง ๆ ทั้งในประเทศไทยและต่างประเทศคือการอธิบายข้อมูลเกี่ยวข้องกับประเภท (Type) และรูปแบบ (Format) ของเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ และจากการศึกษางานวิจัยส่วนหนึ่งที่น่าสนใจ แนวทางในการจัดการเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ในรูปแบบของการอธิบายข้อมูล คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ที่เกี่ยวข้อง กับชนิดของเนื้อหา (Content Type) ของแต่ละเลิร์นนิงอ็อบเจกต์เพื่อให้ได้ระบบที่สามารถจัดเก็บและค้นหาข้อมูลเลิร์นนิงอ็อบเจกต์เชิงความหมาย รวมทั้งสามารถ นำส่งข้อมูลที่มีประโยชน์ต่อการเรียนรู้ ของผู้เรียน มากขึ้น (QinandHernández,2004,Thakar,Meena-An, and Meena-Am, 2011) โดยพบว่า การอธิบายคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ด้านเนื้อหาด้วย ออนโทโลยี ALOCoM ซึ่งนำเสนอโดยไนท์ เกสเซอร์วิคและริชาร์ด (Knight, Gas̆ević, and Richards, 2005) นั้น เป็นแนวทางของการออกแบบเมทาตาทาที่ให้ความสำคัญกับการอธิบายข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะด้านเนื้อหาของเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ไว้อย่างเด่นชัด รวมทั้งมีการนำ ALOCoM ไปประยุกต์ใช้ในรูปแบบของการกำหนดคุณลักษณะเฉพาะให้กับเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ในรูปแบบต่าง ๆ ทำให้สามารถสืบค้นเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ และจัดการเรียนรู้ให้กับผู้ที่เกี่ยวข้องได้อย่างเหมาะสม (Verbertetal.,2006;Jovanovic, Gas̆ević, Knight, and Richards, 2007) นอกจากนี้ยังพบว่า คุณลักษณะเฉพาะด้านเนื้อหาของ สื่อการเรียนรู้ด้านการจัดสภาพแวดล้อมหรือสภาวะการณ์ต่าง ๆ สามารถส่งผลกระทบต่อการเรียนรู้ของผู้เรียนได้ (Dunn and Dunn, 1993)

ดังนั้น งานวิจัยนี้จึงทำการสร้างเมทาตาทา เชิงพรรณนา (Descriptive Metadata) เพื่อใช้ในการบรรยายลักษณะของเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ โดย ปรับใช้องค์ประกอบ (Elements) บางส่วนจาก ดับลินคอร์เมทาตาทา และบางส่วนมาตรฐานลอมและ เพิ่มเติมองค์ประกอบของเมทาตาทาในส่วนที่เกี่ยวข้องกับรายละเอียดด้านคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ ด้านเนื้อหาตาม ออนโทโลยี ALOCoM และคุณลักษณะ เฉพาะด้านเนื้อหาด้านการจัดสภาพแวดล้อมการเรียนรู้ตามแนวคิดของดันน์ ทำให้ได้เมทาตาทา สำหรับ บรรยาย ข้อมูล คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ ที่ครอบคลุมทั้งในส่วนของข้อมูลทั่วไปเกี่ยวกับเลิร์นนิงอ็อบเจกต์และข้อมูลด้านเนื้อหาของเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ ซึ่งจะอธิบายรายละเอียด เมทาตาทาของเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ในส่วนของการออกแบบและพัฒนาแบบจำลองต่อไป

2) การออกแบบคลังคำศัพท์

จากการทบทวนวรรณกรรม และวิเคราะห์เกี่ยวกับรูปแบบของการสร้างคลังทรัพยากรทางภาษาและการจัดหมวดหมู่คำศัพท์ด้วยเทคนิคต่าง ๆ เช่น ฐานความรู้วิชานเวิร์ดเน็ต (Word Net) ฐานข้อมูล AGROVOC(www, 2012) และอรรถาภิธานศัพท์เกษตรไทย (Thai AGROVOC)

เป็นต้น ทำให้ได้ข้อสรุปว่า คลังคำศัพท์สำหรับ ทำหน้าที่เป็นเครื่องมือในการกำหนดค่าแทนสาระหรือคำดัชนีของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในขั้นตอนการจัดเก็บและทำหน้าที่เป็นคำค้นในขั้นตอนการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ของงานวิจัยนี้ จะพัฒนาโดยใช้โครงสร้าง ารการจัดหมวดหมู่คำศัพท์ด้วย สคอส (Simple Knowledge Organization System: SKOS) เพื่อให้ได้ชุดของคำศัพท์ที่มีความสัมพันธ์เชิงความหมาย 3 ลักษณะคือความสัมพันธ์ในลักษณะเท่าเทียมกัน ความสัมพันธ์ในลักษณะ ลดหลั่นตามลำดับชั้นและความสัมพันธ์ในลักษณะเกี่ยวข้องกันหรือความหมายคาบเกี่ยวกัน ทั้งนี้ การจัดหมวดหมู่คำศัพท์ด้วย สคอส มีข้อดีคือสามารถปรับแก้ไข เพิ่มเติมแนวความคิดที่จะเผยแพร่ได้ รวมทั้งเป็นแนวคิดที่สามารถนำไปประยุกต์ใช้งานได้ง่ายและมีความซับซ้อนค่อนข้างน้อย (อัศนีย์ ก่อตระกูล, 2550; Haslhofer, 2011)

สำหรับแหล่งที่มาของคำต่าง ๆ ใน คลังคำศัพท์นี้ จะใช้วิธีการ สร้างขึ้นมาใหม่โดยอาศัยข้อมูลจาก 3 แหล่งคือ แหล่งคำ แหล่งความและแหล่งบุคคล ซึ่งมุ่งเน้นไปที่การสร้างคลังคำศัพท์สำหรับการจัดหมวดหมู่เนื้อหาสาระและความสัมพันธ์ระหว่างคำที่เกี่ยวข้องกับวิชาเคมีในระดับมัธยมศึกษาโดยจะใช้โปรแกรมProtégé ในการจัดเก็บรายละเอียดและความสัมพันธ์ของคำต่าง ๆ ตามโครงสร้างของสคอสทั้งนี้เพื่อสามารถนำไปใช้ในการพัฒนา แบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคลได้ต่อไป

3.1.1.3 การแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล

ระบบแนะนำส่วนบุคคล (Personalized Recommendation System) เป็นแนวคิดและเครื่องมือสำคัญ ที่ถูกนำมาใช้สำหรับพัฒนาและปรับปรุงระบบการจัดการการศึกษาให้มีประสิทธิภาพมากยิ่งขึ้นมีการนำเสนอ เทคนิควิธีการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล ในรูปแบบของการ สร้างปฏิสัมพันธ์ระหว่างผู้เรียนและผู้สอน ทำให้ได้ระบบที่สามารถจัดเตรียมข้อมูล นำส่งข้อมูล รวมถึงแนะนำข้อมูลเนื้อหาบทเรียนต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องให้กับผู้เรียนได้ตามความต้องการ ส่งผลให้ผู้เรียนได้รับ สื่อการเรียนรู้ที่เหมาะสมกับลักษณะของผู้เรียน (Klačnja-Milićević et al., 2011; Chen and Persen, 2012, Vesin et al., 2013, Özpolat and Akar, 2009)

การทำเหมืองข้อมูล (Data Mining) เป็นเทคนิควิธีที่ได้รับความนิยมในการนำมาใช้ในการพัฒนาระบบ แนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล โดยเฉพาะเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ (Decision Tree) ซึ่งเป็นเทคนิควิธีที่ทำให้สามารถจำแนกข้อมูล (Classification) และนำผลที่ได้ไป สร้างเป็นกฎความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลพื้นฐานความต้องการของผู้เรียนแต่ละบุคคล เพื่อพัฒนาเป็นโปรแกรมประยุกต์บนเว็บ (Web Application) ที่สามารถสนับสนุนและเพิ่มประสิทธิภาพสภาพแวดล้อมเพื่อการเรียนรู้ในรูปแบบต่าง ๆ ได้ (Chen, 2008; Lin et al., 2013;

Luet al., 2007) รวมไปถึงการพัฒนาแบบจำลองสำหรับระบบแนะนำ ที่สามารถแนะนำสื่อที่เกี่ยวข้องให้กับผู้เรียนและกระตุ้นให้ผู้เรียนกลับมาใช้งานสื่อซ้ำ โดยใช้วิธีการหาความสัมพันธ์ระหว่างชนิดของสื่อแต่ละชนิดที่ผู้เรียนมีความชอบกับหัวข้อของสื่อการสอน (Chen and Persen, 2012; Klačnja-Milićević et al., 2011; Ocepek et al., 2013; Vesin et al., 2013)

อย่างไรก็ตาม การพัฒนาระบบแนะนำส่วนบุคคลเพื่อค้นหาตัวแบบหรือแพทเทิร์น (Pattern) สำหรับจำแนกกลุ่มผู้เรียนโดยใช้การทำเหมืองข้อมูลด้วยเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจนั้นจำเป็นต้องมี กระบวนการ สกัดลักษณะสำคัญ (Feature Extraction) และเลือกลักษณะสำคัญ (Feature Selection) จากข้อมูลดิบ (Raw Data) ก่อนที่จะนำไปสร้างตัวแบบซึ่งเป็นขั้นตอนที่นำมาใช้เพื่อปรับลดขนาดมิติของข้อมูลให้ มีความเหมาะสมกับการจำแนกประเภทข้อมูล โดยการเลือกกลุ่มย่อยของลักษณะสำคัญ (Feature Subset) ทำให้ตัวแบบที่มีประสิทธิภาพมากที่สุด นั่นก็คือเลือกเฉพาะลักษณะสำคัญที่ทำให้การ จำแนกกลุ่มข้อมูล มีความถูกต้อง ซึ่งจำนวนลักษณะสำคัญที่ไม่มากเกินไปจะส่งผลกระทบต่อความเร็วในการประมวลผล ด้วย โดยจำนวน กลุ่มย่อยทั้งหมดที่เป็นไปได้ของลักษณะสำคัญนั้นจะขึ้นอยู่กับจำนวนของลักษณะสำคัญ ทั้งหมดถ้ามีลักษณะสำคัญจำนวน n รายการ กลุ่มย่อยที่เป็นไปได้ทั้งหมดคือ 2^n กลุ่ม ดังนั้น ถ้ามีจำนวนลักษณะสำคัญทั้งหมด 9 รายการจะมีกลุ่มย่อยที่เป็นไปได้คือ $2^9 = 512$ รายการหมายความว่า ยังมีจำนวนเพิ่มมากขึ้น จำนวนกลุ่มย่อยก็ยิ่งเพิ่มมากขึ้นอย่างมากด้วย

ขั้นตอนวิธีในการเลือกกลุ่มย่อยของลักษณะสำคัญ สามารถ แบ่งกว้าง ๆ ออกเป็น 3 วิธี คือ (1) วิธีการใช้ตัวกรอง (Filter) เป็นการเลือกลักษณะสำคัญโดยใช้เงื่อนไขทางสถิติหรือเงื่อนไขทางทฤษฎีสารสนเทศ (Information Theory) เข้ามาช่วย (2) วิธีการใช้เครื่องห่อหุ้ม (Wrapper) เป็นการ เลือกลักษณะสำคัญที่ใช้ ตัวแบบเข้ามาช่วย โดยเป้าหมายคือ การเลือกกลุ่มย่อยของลักษณะสำคัญที่ทำให้ตัวแบบเรียนรู้ได้ดีหรือเป็นการเลือกลักษณะสำคัญที่ทำให้ค่าผิดพลาดของตัวแบบมีค่าน้อยที่สุด และ (3) วิธีการแบบฝังตัว (Embedded) เป็นการเลือกลักษณะสำคัญที่นำไปใช้เป็นส่วนหนึ่งของขั้นตอนการเรียนรู้ เพื่อสร้างตัวแบบอยู่แล้ว อย่างไรก็ตาม ปัจจัยหรือสิ่งที่ต้องคำนึงถึงในการเลือกลักษณะสำคัญ ควรจะต้องพิจารณา 3 ส่วนประกอบด้วยคือ (1) ส่วนของความเกี่ยวเนื่องของลักษณะสำคัญ (Feature Relevancy) ที่มีความเกี่ยวข้องกันของลักษณะสำคัญกับเป้าหมาย โดยทั่วไปแล้วจะต้องเลือกลักษณะสำคัญที่มีความเกี่ยวข้องกับเป้าหมายสูง ๆ ซึ่งนับว่าความเกี่ยวเนื่องของลักษณะสำคัญเป็นปัจจัยที่สำคัญที่สุด (2) ส่วนของ ความซ้ำซ้อนของลักษณะสำคัญ (Feature Redundancy) ซึ่งโดยปกติจะต้องเลือกกลุ่มย่อยของ ลักษณะสำคัญที่มีความซ้ำซ้อนต่ำ (Low Redundancy) หรือมีคุณสมบัติที่หลากหลายและ (3) ส่วนของการกระทำระหว่าง

ลักษณะสำคัญ (Feature Interaction) หรือเป็นปฏิสัมพันธ์ระหว่างลักษณะสำคัญ นั่นก็คือ ลักษณะสำคัญหลายตัวร่วมกันอธิบายเป้าหมาย

จากการทบทวนวรรณกรรมและศึกษาวิเคราะห์ความรู้ดังกล่าวข้างต้น ทำให้ได้ข้อสรุปว่า การออกแบบและพัฒนาโมดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลของงานวิจัยนี้ โดยใช้ เทคนิคซึ่งอาศัยแบบจำลอง (Model-based Techniques) สามารถแบ่งขั้นตอนการพัฒนาออกเป็น 2 ส่วน คือ

1) การคัดเลือกลักษณะสำคัญและจัดกลุ่มข้อมูล

เทคนิควิธีที่นำมาใช้สำหรับการเลือก ลักษณะสำคัญและจัดกลุ่มข้อมูล เพื่อปรับลดขนาดมิติของข้อมูลให้ มีความเหมาะสม สมและนำไปใช้ในขั้นตอนการออกแบบและพัฒนาโมดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลของงานวิจัยนี้จะคำนึงถึงความเกี่ยวเนื่องของลักษณะสำคัญ ความซ้ำซ้อนของลักษณะสำคัญ และการกระทำ หรือเกิดขึ้นร่วมกันระหว่างลักษณะสำคัญ ดังนั้น การคัดเลือกลักษณะสำคัญและจัดกลุ่มข้อมูล จึงเลือกใช้ 2 เทคนิควิธี คือ เทคนิควิธี การใช้ตัวกรอง (Filter) เพื่อเป็นการเลือกลักษณะสำคัญโดยใช้เงื่อนไขทางสถิติ และเทคนิควิธีการค้นหาความสัมพันธ์ของข้อมูลด้วยกฎความสัมพันธ์ของข้อมูล (Association Rules) เพื่อจัดกลุ่มข้อมูล

2) การแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ

เทคนิควิธีที่นำมาใช้สำหรับสร้างตัวแบบหรือแพทเทิร์น (Pattern) เพื่อจำแนกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ผู้เรียนหรือผู้ใช้มีความชอบ เพื่อนำไปสร้างเป็นกฎการแนะนำ (Recommendation Rules) ให้สามารถแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลได้ ซึ่งงานวิจัยนี้มุ่งเน้นที่การศึกษากระบวนการหรือขั้นตอนวิธีต่าง ๆ ของการสร้างกฎการแนะนำจากการสร้างตัวแบบการจำแนก (Classification Model) ด้วยอัลกอริทึมต่าง ๆ ที่ได้รับความนิยมของเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ (Decision Tree) เช่น อัลกอริทึม C4.5(อัลกอริทึม J48) อัลกอริทึม Random Tree อัลกอริทึม Random Forest และอัลกอริทึม NB Tree เป็นต้น โดยใช้กระบวนการออกแบบการทดลองในรูปแบบต่าง ๆ เพื่อวิเคราะห์และเปรียบเทียบประสิทธิภาพของตัวแบบการจำแนกข้อมูลที่ได้ ซึ่งจะทำได้ขั้นตอนวิธีและอัลกอริทึมที่มีความเหมาะสมที่สุดสำหรับนำไปใช้ในการพัฒนาเป็นโมดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล ซึ่งจัดได้ว่าเป็นโมดูลที่สำคัญของการ ออกแบบและพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคลในครั้งนี้

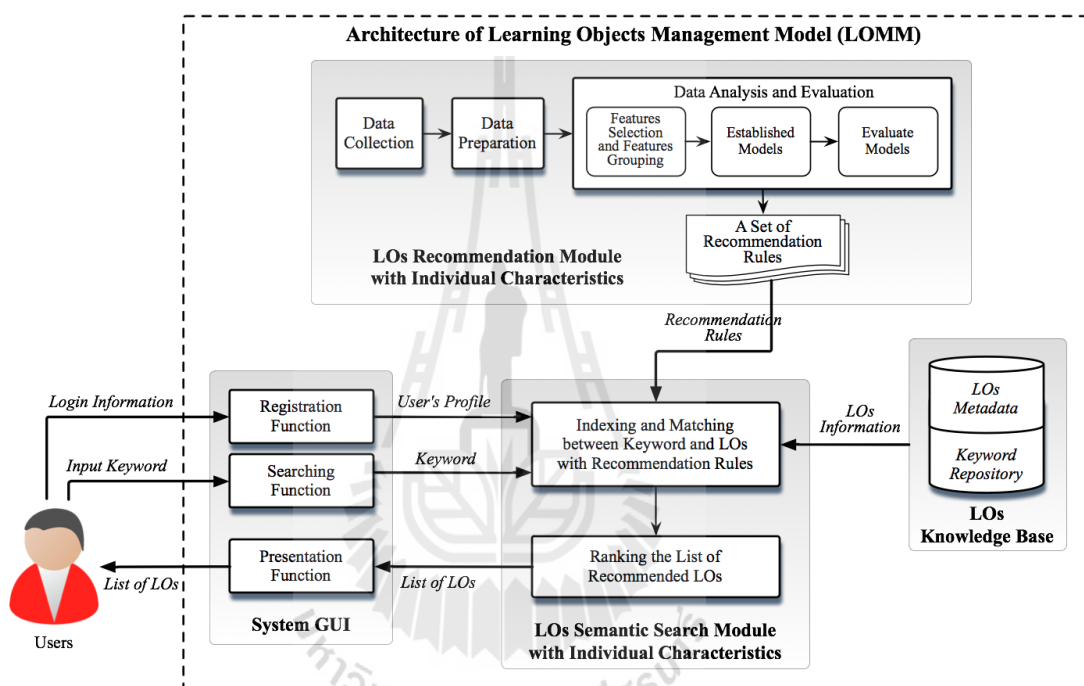
3.1.14 การสืบค้นเรียนรู้เชิงออบเจกต์เชิงความหมาย

การสืบค้นเชิงความหมาย (Semantic Search) เป็นรูปแบบหนึ่งของการประยุกต์ใช้เว็บเชิงความหมาย (Semantic Web) เพื่อค้นหาทรัพยากรสารสนเทศที่มีความสัมพันธ์เกิดขึ้นร่วมกันกับ คำค้นที่ต้องการ ได้อย่างชาญฉลาด ถึงแม้ว่าจะไม่มีปรากฏคำค้นที่ตรงกันเลยก็ตาม ซึ่งมีองค์ประกอบและหลักการทำงาน คล้ายคลึงกับระบบการสืบค้นสารสนเทศทั่วไป โดยเริ่มจากหุ่นยนต์หรือ ไรบอต (Robots) ทำหน้าที่ติดต่อไปยัง แหล่งข้อมูลต่าง ๆ ที่ต้องการสืบค้น เพื่อสะสมเอกสาร หรือข้อมูล ที่ใช้สำหรับ นำไปสร้างดัชนี (Indexing) สำหรับการค้นหาโดย มีส่วนของการสืบค้นข้อมูล (Searching) ทำหน้าที่รับคำค้นที่ผู้ใช้ต้องการค้นหา จากนั้น นำคำค้นไปค้นหาเอกสาร หรือข้อมูล ที่ตรงกับความต้องการของผู้ใช้ และแสดงผลที่ได้ กลับไปยัง ผู้ใช้ (สมจิตร อาจอินทร์, 2549; ธีระศักดิ์ สังข์ศรี, 2551, หน้า 8) โดยพบว่า การสร้างคิวิจากคำสำคัญหรือคำค้น (Keywords) เป็นขั้นตอนวิธีการสืบค้น (Search Algorithm) ที่ไม่ยุ่งยากซับซ้อน และสามารถนำไปประยุกต์ใช้ในสืบค้นเชิงความหมายโดยการ นำคำค้นที่ได้จากผู้ใช้ไปค้นหาความคล้ายคลึงเชิงความหมายของคำกับสิ่งที่มีอยู่ในระบบ เช่น คำที่มีความหมายเดียวกัน คำที่เกี่ยวข้อง หรือคำที่ใกล้เคียง เป็นต้น ทำให้ได้กลุ่ม คำสำคัญที่เกี่ยวข้อง กับคำค้น สำหรับนำไปใช้ในการสืบค้นข้อมูลที่มีการจัดทำอธิบาย ไว้ในฐานความรู้ (Niwattanakul et al., 2007; Chang-qin et al, 2009; Soo, Yeoh, and Ho, 2012) สำหรับการแสดงผลการสืบค้นด้วยเทคนิควิธีการจัดอันดับ (Ranking) ในรูปแบบการกำหนดค่าน้ำหนักให้กับคำดัชนีนั้น พบว่าเป็นวิธีการที่สามารถช่วยลดจำนวนคำดัชนีในการสืบค้น และลดจำนวนการแสดงผลรายการจากผลลัพธ์ที่ต้องการ ทำให้ได้ผลการ สืบค้นสารสนเทศที่ตรงกับความ ต้องการมากยิ่งขึ้น (สุธรรม อูมาแสงทองกุล, 2541)

ดังนั้น ขั้นตอนการทำดัชนีแบบกำหนดค่าน้ำหนัก ของงานวิจัยนี้ เลือกใช้เทคนิคการจัดลำดับด้วยวิธีหาผลรวม (Rank Sum) ซึ่งเป็นเทคนิควิธีการที่สามารถนำไป ประยุกต์เพื่อกำหนดน้ำหนักของ คำดัชนีหรือคำค้นตาม โครงสร้างของคำ (Structure Weighting) ที่จัดหมวดหมู่คำตามโครงสร้าง ด้วยสคอส (SKOS) ด้วยการสร้างหลักเกณฑ์เพื่อกำหนดค่าน้ำหนักให้กับทุกตำแหน่งของคำศัพท์ตามโครงสร้างสคอสด้วยการกำหนดเงื่อนไขว่า ถ้าคำศัพท์มีความเกี่ยวข้องกับคำค้นมาก ก็จะกำหนดให้มีค่าน้ำหนักความสำคัญมาก ถ้าความเกี่ยวข้องกับคำค้นน้อยก็จะให้มีค่าน้ำหนักความสำคัญน้อย จึงส่งผลให้คำศัพท์ทุกคำในคลังคำจะมีค่าน้ำหนักที่แตกต่างกันเมื่อใช้คำค้นที่แตกต่างกัน เนื่องจากแต่ละคำศัพท์จะมีความสัมพันธ์กับคำค้นที่แตกต่างกันด้วย ทำให้สามารถคำนวณหาค่าน้ำหนักรวมของแต่ละเรียนรู้เชิงออบเจกต์ โดยการหาผลคูณระหว่างค่าน้ำหนักของคำกับจำนวนหรือความถี่ของคำศัพท์ที่เกี่ยวข้องกับคำค้นที่ปรากฏในแต่ละเรียนรู้เชิงออบเจกต์ ทำให้สามารถจัดลำดับความสำคัญและแสดงผลการค้นหาการสืบค้นเชิงความหมายให้กับผู้ใช้

3.1.2 ออกแบบและพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเรียนรู้เชิงอัจฉริยะที่อิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล

เพื่อให้การออกแบบและพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเรียนรู้เชิงอัจฉริยะที่อิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล บรรลุตามวัตถุประสงค์และกรอบแนวคิดการวิจัย ได้ดัดแปลงและปรับปรุงจากสถาปัตยกรรม “แบบจำลอง การจัดการเรียนรู้เชิงอัจฉริยะ (Learning Objects Management Model: LOMM)” (Wanapu, Fung, Kajornrit, Niwattanakul and Chamnongsri, 2014) ให้เหมาะสมกับกระบวนการศึกษาวิจัยนี้ ดังรูปที่ 3.1

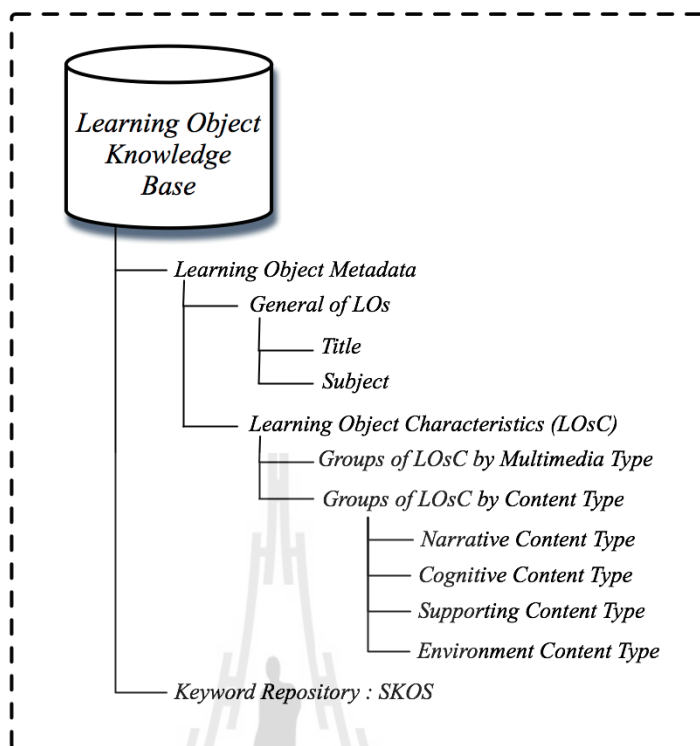


รูปที่ 3.1 สถาปัตยกรรมของแบบจำลองการจัดการเรียนรู้เชิงอัจฉริยะ หรือ LOMM

สถาปัตยกรรม LOMM มีการทำงานหลักที่เกี่ยวข้อง 4 ส่วนด้วยกัน คือ (1) ฐานความรู้เรียนรู้เชิงอัจฉริยะ (2) มอดูลการแนะนำเรียนรู้เชิงอัจฉริยะตามคุณลักษณะรายบุคคล (3) มอดูลการสืบค้นเรียนรู้เชิงอัจฉริยะที่อิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคล และ (4) ส่วนปฏิสัมพันธ์กับผู้ใช้ โดยมีรายละเอียดของการทำงานในแต่ละส่วน ดังต่อไปนี้

3.2.1.1 ฐานความรู้เรียนรู้เชิงอัจฉริยะ

ฐานความรู้เรียนรู้เชิงอัจฉริยะ (LOs Knowledge Base) ของงานวิจัยนี้ มีการทำงานที่เกี่ยวข้อง 2 ส่วนคือ เมทาดาทาของเรียนรู้เชิงอัจฉริยะ (Learning Object Metadata) และคลังคำศัพท์ (Thesaurus) (ดังรูปที่ 3.2) โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้



รูปที่ 3.2 ส่วนประกอบของฐานความรู้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (LOs Knowledge-Based)

1) เมทาดาตาของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Learning Object Metadata)

เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ใด ๆ ที่บรรจุอยู่ในฐานความรู้ของงานวิจัยนี้ จะต้อง มีเมทาดาตาที่เกี่ยวข้องเพื่ออธิบายความหมายของข้อมูลเพื่อให้ง่ายต่อการเข้าถึง โดยเน้นที่กบขบออก ลักษณะเฉพาะตัวของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ใด ๆ เพื่อนำไปใช้สำหรับแนะนำคุณลักษณะเฉพาะต่าง ๆ ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ให้กับผู้ใช้ที่มีคุณลักษณะรายบุคคลที่แตกต่างกัน ดังนั้น เมทาดาตาของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่ออกแบบสำหรับงานวิจัยนี้ มีจำนวนทั้งสิ้น 7 องค์ประกอบ (Elements)คือ ชื่อเรื่อง (Title) หัวเรื่องหรือคำสำคัญ (Subject and Keywords)ชนิดของมัลติมีเดีย (Multimedia Type)ชนิดของเนื้อหาแบบเรื่องเล่า (Narrative Content Type) ชนิดของเนื้อหาที่เกี่ยวกับกระบวนการคิด(Cognitive Content Type)ชนิดของเนื้อหาที่ช่วยสนับสนุน (Supporting Content Type) และชนิดของเนื้อหาที่เกี่ยวข้องกับการจัดสภาพแวดล้อม (Environment Content Type) โดยองค์ประกอบที่ 1 และ 2 ดัดแปลงมาจาก ดับลินคอร์เมทาดาตา และองค์ประกอบที่ 3-7ดัดแปลงมาจาก มาตรฐานลอมออนโทโลยี ALOCoM และแนวคิดของดันน์โดยมี คำอธิบายเมทาดาตาของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ดังตารางที่ 3.2

ตารางที่ 3.2 คำอธิบายเมทาดาทาของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

ชื่อบุคคลประกอบ (Element Name)	ป้ายชื่อ (Label)	คำจำกัดความ (Definition)	ข้อเสนอแนะ (Comment)
Title(ชื่อเรื่อง)	Title, ชื่อเรื่อง	ชื่อของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์	โดยทั่วไปให้ใช้ชื่อเรื่องที่รู้จักอย่างแพร่หลาย
Keywords (คำสำคัญ)	Keywords, คำสำคัญ	หัวเรื่องหรือคำสำคัญที่ใช้อธิบายแทนเรื่องและเนื้อหาของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์	โดยทั่วไปใช้คำสำคัญสำหรับแสดงหัวเรื่อง วลีสำคัญ และรหัสหมวดวิชาที่อธิบายเนื้อหาของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์
Multimedia Type(ชนิดของ มัลติมีเดีย)	Multimedia Type, คุณลักษณะเฉพาะที่เป็นชนิดของ มัลติมีเดีย	ลักษณะเฉพาะตัวของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ใด ๆ ที่บ่งบอกเกี่ยวกับชนิดของมัลติมีเดียในแต่ละรูปแบบที่มีอยู่ในเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์	ค่าของข้อมูล (Value) ประกอบด้วย วิดีทัศน์ (Video) ภาพเคลื่อนไหว (Animation) เสียง (Audio) การนำเสนอ (Presentation) กราฟิก (Graphic) การจำลอง (Simulation) และเชื่อมโยง (Link)
Narrative Content Type(ชนิดของ เนื้อหาแบบเรื่องเล่า)	Narrative Content Type, คุณลักษณะ เฉพาะที่เป็นชนิดของ เนื้อหาแบบเรื่องเล่า	ลักษณะเฉพาะตัวของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ใด ๆ ที่บ่งบอกเกี่ยวกับชนิดของเนื้อหาที่มีลักษณะแบบเรื่องเล่า	ค่าของข้อมูล (Value) ประกอบด้วย บทคัดย่อ (Abstract) การอธิบายคร่าว ๆ (Overview) บทนำ (Introduction) บทเรียน (Chapter) ข้อสรุป (Summary) และ บรรณานุกรม (Bibliography)
Cognitive Content Type (ชนิดของ เนื้อหาที่เกี่ยวข้อง กระบวนการคิด)	Cognitive Content Type, คุณลักษณะ เฉพาะที่เป็นชนิดของ เนื้อหาที่เกี่ยวข้อง กระบวนการคิด	ลักษณะเฉพาะตัวของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ใด ๆ ที่บ่งบอกเกี่ยวกับชนิดของเนื้อหาที่เกี่ยวข้องกับกระบวนการคิด	ค่าของข้อมูล (Value) ประกอบด้วย ข้อเท็จจริง (Fact) บทนิยาม (Definition) กระบวนการ (Process) กระบวนการงาน (Procedure) สาธิต (Demo) และขั้นตอนวิธี (Algorithm)
Supporting Content Type(ชนิดของ เนื้อหาที่ช่วย สนับสนุน)	Supporting Content Type, คุณลักษณะ เฉพาะที่เป็นชนิด ของเนื้อหาที่ช่วย สนับสนุน	ลักษณะเฉพาะตัวของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ใด ๆ ที่บ่งบอกเกี่ยวกับชนิดของเนื้อหาที่ช่วยสนับสนุนการเรียนรู้	ค่าของข้อมูล (Value) ประกอบด้วย ตัวอย่าง (Example) แบบฝึกหัด (Exercise) การอ้างอิง (Reference) การบรรยาย (Description) ข้อคำถาม (Question) และคำตอบ (Answer)

ตารางที่ 3.2 คำอธิบายเมทาดาทาของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (ต่อ)

ชื่อองค์ประกอบ (Element Name)	ป้ายชื่อ (Label)	คำจำกัดความ (Definition)	ข้อเสนอแนะ (Comment)
Environment Content Type (ชนิดของเนื้อหาที่ เกี่ยวข้องกับการจัด สภาพแวดล้อม)	Environment Content Type, คุณลักษณะ เฉพาะที่เป็นชนิด ของเนื้อหาที่ เกี่ยวข้องกับการจัด สภาพแวดล้อม	ลักษณะเฉพาะตัวของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ใด ๆ ที่ บ่งบอกเกี่ยวกับชนิดของ เนื้อหาที่เกี่ยวข้องกับการ จัดสภาพแวดล้อม	ค่าของข้อมูล (Value) ประกอบด้วย เวลา (Time) กำหนดการ (Schedule) เสียง (Sound) สถานที่ (Place) แรงจูงใจ (Motivation) เงื่อนไข (Condition) การมอบหมาย (Assignment) และการประเมินผล (Evaluation)

2) คลังคำศัพท์ (Thesaurus)

คลังคำศัพท์ (Thesaurus) หมายถึง แหล่งจัดเก็บคำศัพท์ต่าง ๆ ที่ผ่านกระบวนการประมวลคำสำหรับทำหน้าที่เป็นคำแทนสาระหรือคำดัชนีของเอกสารในขั้นตอนการจัดเก็บเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ และทำหน้าที่เป็นคำค้นในขั้นตอนการค้นคืน เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ซึ่งข้อมูลคำศัพท์ที่เป็นคำสำคัญต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับแต่ละเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ของงานวิจัยนี้ได้มาจากแหล่งคำที่มีการจัดหมวดหมู่เนื้อหาสาระและความสัมพันธ์ระหว่างคำที่เกี่ยวข้องกับวิชาเคมี ของระดับมัธยมศึกษาไว้แล้ว โดยเก็บรวบรวมและวิเคราะห์จากแหล่งข้อมูลคำและแหล่งความ ได้แก่ หมวด 540 ของระบบทศนิยมคิวอี้หรือระบบดีดีซี (DDC) หมวด QD ของระบบหอสมุดรัฐสภาอเมริกันหรือระบบแอลซี (LC) หมวดคำศัพท์เคมีอนินทรีย์ (Inorganic Chemistry) และเคมีอินทรีย์ (Organic Chemistry) ของยูเนสโกริชอรัส (UNESCO Thesaurus) และการสกัดคำจากแหล่งความที่เป็นชื่อเรื่องของสื่อการสอนอิเล็กทรอนิกส์กลุ่มสาระวิชาวิทยาศาสตร์ ที่อยู่ภายใต้โครงการพัฒนาสื่ออิเล็กทรอนิกส์ตามแผนปฏิบัติการ ไทยเข้มแข็ง 2555 (sp2) สำนักงานคณะกรรมการการศึกษาขั้นพื้นฐานจำนวน 129 เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ทำให้ได้คำศัพท์ที่เกี่ยวข้องในคลังคำศัพท์สำหรับงานวิจัยนี้จำนวนทั้งสิ้น 224 คำศัพท์

การจัดเก็บคำในคลังคำศัพท์ของงานวิจัยนี้ เป็นการ จัดหมวดหมู่คำศัพท์ด้วยสคอส (Simple Knowledge Organization System: SKOS) เป็นการอธิบายความสัมพันธ์เชิงความหมายของแนวคิดที่มีความสัมพันธ์อยู่ 3 ลักษณะคือ ความสัมพันธ์ในลักษณะเท่าเทียมกัน ความสัมพันธ์ในลักษณะลดหลั่นตามลำดับชั้นและความสัมพันธ์ในลักษณะเกี่ยวข้องกันหรือความหมายคาบเกี่ยวกันโดยมีรูปแบบของการอธิบายคำศัพท์ที่เกี่ยวข้องกับคำหลัก ประกอบด้วย คำที่มีความหมายเหมือนกันกับคำหลัก (Prefer Label) คำที่มีความหมายกว้างกว่าคำหลัก (Broader) คำที่มี

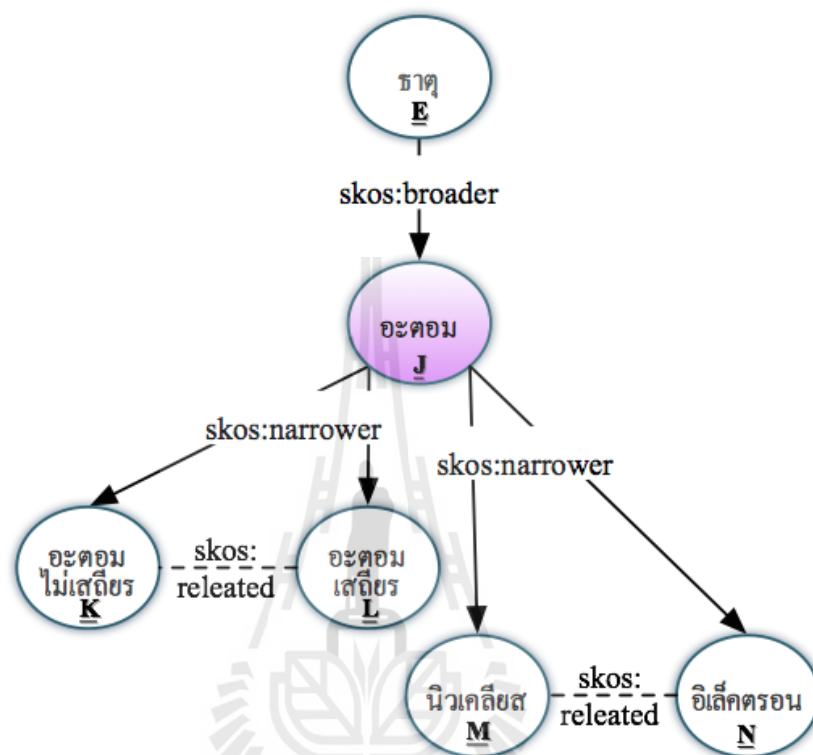
ความหมายแคบกว่าคำหลัก (Narrower) และคำที่มีความหมายเกี่ยวข้องกับคำหลัก(Related)ดังตัวอย่างคำศัพท์ในตารางที่ 3.3

ตารางที่ 3.3 ตัวอย่างคำศัพท์บางส่วนใน ฐานความรู้เรียนรู้เชิงอ็อบเจกต์

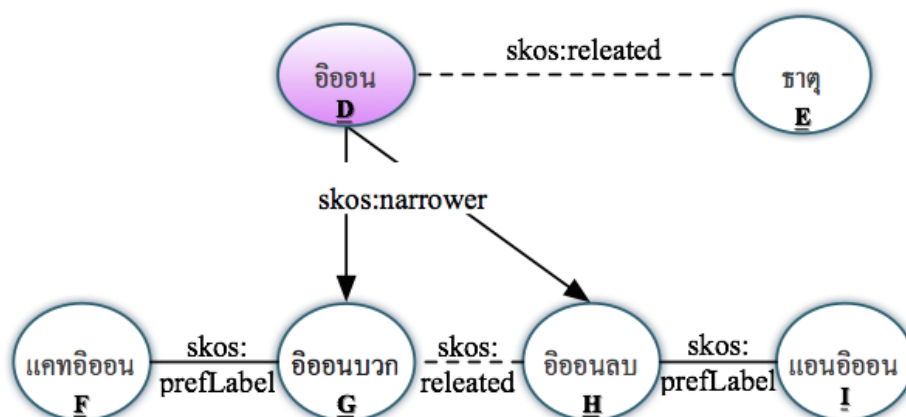
Keywords	Prefer Label	Broader	Narrower	Related
รีดักชัน (Reduction)		ปฏิกิริยาเคมี (Chemical Reaction)	ไฮโดรเจน (Hydrogen)	เลขออกซิเดชัน (Oxidation Number)
ออกซิเดชัน (Oxidation)		ปฏิกิริยาเคมี (Chemical Reaction)		เลขออกซิเดชัน (Oxidation Number)
แก๊สหายาก (Rare Gas)	แก๊สมีตระกูล (Noble Gas)	ธาตุหมู่ 8 (Group 8 Element)		
โมลาริตี (Molarity)	โมลต่อลูกบาศก์ เดซิเมตร, โมลต่อ ลิตร, Mole/Cubic Decimeter			โมลาร์ (Molar), เศษส่วน โมล (Mole Fraction)
กรด (Acids)		สารประกอบทางเคมี (Chemical Compounds), เคมีภัณฑ์ (Chemical)	กรดอินทรีย์ (Organic Acid), กรดอนินทรีย์ (Inorganic Acid)	ประเภทของกรด (Type of Acid), กระดาษลิตมัส (Lithmus Paper)
กรดอนินทรีย์ (Inorganic Acid)	กรดแร่	กรด (Acids), สารประกอบอนินทรีย์ (Inorganic Compounds), กรด-เบส (Acid-Base)	กรดไฮโดรคลอริก (Hydrochloric Acid), กรดซัลฟิวริก (Sulfuric Acid)	
กรดอินทรีย์ (Organic Acid)		กรด (Acids), กรด-เบส (Acid- Base),สารประกอบ อินทรีย์ (Organic Compounds),	กรดอะซิติก (Acetic Acid), กรดแอสคอร์บิก (Ascorbic Acid)	

ตัวอย่างโครงสร้างของคำศัพท์ตามความสัมพันธ์ในรูปแบบสคอส ของคำว่า “อะตอม” ซึ่งจะเห็นได้ว่า คำศัพท์ “อะตอม” ประกอบด้วย คำที่มีความหมายกว้างกว่าคำหลัก (skos:broader) จำนวน 1 คำศัพท์ คือ “ธาตุ” คำที่มีความหมายแคบกว่าคำหลัก (skos:narrower) จำนวน 4 คำ คือ “อะตอมเสถียร” “อะตอมไม่เสถียร” “นิวเคลียส” และ “อิเล็กตรอน” และถ้าพิจารณาคำศัพท์

“นิวเคลียส” ว่าเป็นคำหลัก ก็จะได้ว่า คำที่มีความหมายเกี่ยวข้องกับคำหลัก (skos:related) คือคำว่า “อิเล็กตรอน” ในทางกลับกัน ถ้าพิจารณาคำศัพท์ “อิเล็กตรอน” ว่าเป็นคำหลัก ก็จะได้ว่า คำที่มีความหมายเกี่ยวข้องกับคำหลัก (skos:related) คือคำว่า “นิวเคลียส” ดังรูปที่ 3.3



รูปที่ 3.3 ตัวอย่างข้อมูลคำศัพท์ “อะตอม” ตามโครงสร้างความสัมพันธ์ในรูปแบบสคอส (SKOS)

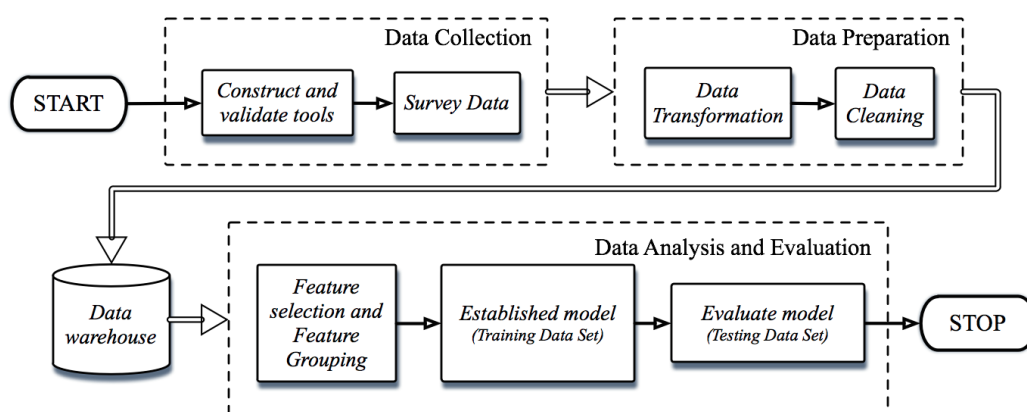


รูปที่ 3.4 ตัวอย่างข้อมูลคำศัพท์ “ไอออน” ตามโครงสร้างความสัมพันธ์ในรูปแบบสคอส (SKOS)

ส่วนโครงสร้างของคำศัพท์ตามความสัมพันธ์ในรูปแบบสคอของคำว่า “อ็อน” (รูปที่ 3.4) ในคลังคำศัพท์นั้น นอกจากจะประกอบด้วย คำที่มีความหมายกว้างกว่า คำที่มีความหมายแคบกว่าและคำที่มีความหมายเกี่ยวข้องแล้ว ยังแสดงให้เห็นว่า อาจมีคำศัพท์บางคำที่มีคำที่มีความหมายเหมือนกันกับคำหลัก (skos:prefLabel) หรือคำที่ใช้แทนคำหลักได้ เช่น คำว่า “อ็อนบวก” จะมีคำที่มีความหมายเหมือนกันกับคำหลัก (skos:prefLabel) คือคำว่า “แคทอ็อน” และคำว่า “อ็อนลบ” จะมีคำที่มีความหมายเหมือนกันกับคำหลัก (skos:prefLabel) คือคำว่า “แอนอ็อน” ซึ่งในงานวิจัยนี้ จะทำการวิเคราะห์และจัดเก็บทุกความสัมพันธ์ดังกล่าวข้างต้นของแต่ละคำศัพท์ไว้ในคลังคำศัพท์นี้ด้วย

3.2.1.2 มอดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล

แบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคลของงานวิจัยนี้ มุ่งเน้นที่กระบวนการศึกษาทดลอง ที่มีความเกี่ยวข้องและเชื่อมโยงกันในหลายรูปแบบ เพื่อให้ได้ตัวแบบการแนะนำ (Recommendation Model) เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล ที่มีประสิทธิภาพและเหมาะสมสำหรับนำไปใช้งาน โดยใช้ เทคนิคซึ่งอาศัยแบบจำลอง (Model-based Techniques) และนำหลักการของการทำเหมืองข้อมูล (Data Mining) มาดัดแปลงและปรับปรุงเป็นขั้นตอน วิธีการสร้างมอดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลสามารถแบ่งกระบวนการทำงานออกเป็น 3 ขั้นตอนสำคัญได้แก่ (1) ขั้นตอนการเก็บรวบรวมข้อมูล (2) ขั้นตอนการจัดเตรียมข้อมูล และ (3) ขั้นตอนการวิเคราะห์ข้อมูลและประเมินผล ดังแสดงในรูปที่ 3.5



รูปที่ 3.5 ขั้นตอนวิธีการสร้างมอดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล

จากรูปที่ 3.5 สามารถอธิบายรายละเอียดแต่ละขั้นตอน ได้ดังนี้

1) ขั้นตอนการเก็บรวบรวมข้อมูล(Data Collection)

เป็นส่วนของการดำเนินงานที่เกี่ยวข้องกับกระบวนการสร้างเครื่องมือทดสอบเครื่องมือและการเก็บรวบรวมข้อมูล โดยมีรายละเอียดดังนี้

1.1) สร้างและทดสอบเครื่องมือ (Construct and Validate)

การสร้างและทดสอบเครื่องมือที่นำมาใช้ในการเก็บรวบรวมข้อมูลเพื่อนำข้อมูลที่ได้จากการสำรวจมาพัฒนาเป็นแบบจำลองต้นแบบ มีขั้นตอนการสร้างและหาประสิทธิภาพของเครื่องมือของงานวิจัยนี้ ตามลำดับดังนี้

- ศึกษาเอกสาร งานวิจัยที่เกี่ยวข้อง ออกแบบตามหลักวิธีการสร้างแบบสอบถามและสร้างข้อคำถาม โดยพิจารณาความสอดคล้องของข้อคำถามกับเนื้อหาที่ต้องการศึกษาวิจัย
- ประเมินแบบสอบถามในด้านความเที่ยงตรง (Validity) โดยนำเสนอผู้เชี่ยวชาญอย่างน้อย จำนวน 3 ท่าน เพื่อตรวจสอบคุณภาพของแบบสอบถามในด้านความเหมาะสมด้านเนื้อหาด้วยการคำนวณหาค่าดัชนีความสอดคล้อง (Index of Consistency: IOC) โดยเลือกเฉพาะข้อคำถามที่มีค่าดัชนีความสอดคล้องตั้งแต่ 0.5 เป็นต้นไป เพื่อให้ได้ข้อคำถามที่มีคุณภาพ แล้วจึงนำไปปรับปรุงแก้ไข
- นำแบบสอบถามที่ได้ปรับปรุงแล้วไปทดลองใช้ (Try Out) กับผู้เรียนที่ไม่ใช่กลุ่มตัวอย่าง จากนั้นนำผลที่ได้มาวิเคราะห์หาค่าความเชื่อมั่น (Reliability) ของแบบสอบถามโดยใช้วิธีการหาค่าสัมประสิทธิ์อัลฟาของครอนบาค (Cronbach's Alpha Coefficient) (กัลยา วานิชย์บัญชา, 2546)
- จัดทำแบบสอบถามฉบับสมบูรณ์เพื่อนำไปใช้ในการเก็บรวบรวมข้อมูลจากกลุ่มตัวอย่าง

1.2) เครื่องมือที่ใช้ในการเก็บข้อมูล (Questionnaire)

เครื่องมือ ที่ใช้ในการเก็บข้อมูลในงานวิจัยนี้คือ “แบบสำรวจลักษณะของสื่อการเรียนรู้อีเล็กทรอนิกส์ที่ผู้เรียนชอบ และรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียน” แบ่งออกเป็น 3 ตอนคือ ข้อมูลทั่วไปของผู้เรียน ลักษณะของสื่อการเรียนรู้อีเล็กทรอนิกส์ที่ผู้เรียนชอบและแบบสำรวจรูปแบบการเรียนรู้รายละเอียดในภาคผนวก)

1.2.1) ข้อมูลทั่วไปของผู้เรียน

ตอนที่ 1 คือ ข้อมูลทั่วไปของผู้เรียน เป็นรายการข้อคำถามที่เกี่ยวข้องกับข้อมูลส่วนบุคคล ได้แก่ เพศ อายุ ระดับชั้นการศึกษาในปัจจุบัน สถานศึกษา สังกัดของสถานศึกษาและระดับความชอบหรือสนใจเรียนในรายวิชาต่าง ๆ

1.2.2) ลักษณะของสื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ที่ผู้เรียนชอบ

ตอนที่ 2 คือ ลักษณะของสื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์หรือเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ผู้เรียนชอบเป็นการสอบถามผู้เรียนเกี่ยวกับความชอบหรือความสนใจของผู้เรียนที่มีต่อคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ผ่านพฤติกรรมหรือลักษณะการใช้งานของผู้เรียน โดยการสอบถามว่าผู้เรียนได้มีการอ่าน การฟังหรือการดูสื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ที่มีคุณลักษณะต่าง ๆ ดังกล่าวหรือไม่อย่างไร ซึ่งสอดคล้องและครอบคลุมกับคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ จำนวนทั้งหมด 33 คุณลักษณะ ที่ได้จากผลการ ศึกษากระบวนการจัดเก็บข้อมูล เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่กล่าวมาแล้วในข้างต้น โดยแบ่งข้อคำถามออกเป็น ส่วน ๆ ตามกลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

1.2.3) แบบสำรวจรูปแบบการเรียนรู้

ตอนที่ 3 คือ แบบสำรวจรูปแบบการเรียนรู้เป็นการสอบถามเกี่ยวกับลักษณะหรือพฤติกรรมในการเรียนรู้ของผู้เรียน โดยใช้ข้อคำถามที่ปรับปรุงมาจากเครื่องมือที่เรียกว่า GRSLSS (Grasha-Riechmann Student Learning Style Scales) มีข้อคำถามเกี่ยวกับพฤติกรรมในการเรียนรู้ของผู้เรียนจำนวนทั้งหมด 60 ข้อคำถาม ตามตัวอย่างข้อคำถามข้อที่ 1-10 ในตารางที่ 3.4 ซึ่งข้อคำถามในแต่ละข้อ จะเป็นการสอบถามว่าผู้เรียน มีลักษณะหรือพฤติกรรมในการเรียนรู้ในแต่ละข้อคำถามอยู่ในระดับใดมีค่าของระดับพฤติกรรมของผู้เรียนอยู่ระหว่าง 1 ถึง 5 โดยที่

- | | |
|-----------------------------------|----------------------------|
| - ระดับพฤติกรรมเท่ากับ | 5 หมายถึง ตรงกับพฤติกรรม |
| ในการเรียนรู้ของผู้เรียนมากที่สุด | |
| - ระดับพฤติกรรมเท่ากับ | 4 หมายถึง ตรงกับพฤติกรรม |
| ในการเรียนรู้ของผู้เรียนมาก | |
| - ระดับพฤติกรรมเท่ากับ | 3 หมายถึง ตรงกับพฤติกรรม |
| ในการเรียนรู้ของผู้เรียนปานกลาง | |
| - ระดับพฤติกรรมเท่ากับ | 2 หมายถึง ตรงกับพฤติกรรมใน |
| การเรียนรู้ของผู้เรียนน้อย | |

- ระดับพฤติกรรมเท่ากับ
ในการเรียนรู้ของผู้เรียนน้อยที่สุด

1 หมายถึง ตรงกับพฤติกรรม

ตารางที่ 3.4 ตัวอย่างข้อคำถามเพื่อสำรวจรูปแบบการเรียนรู้ที่คัดแปลงจาก GRSLSS

ข้อที่	ลักษณะหรือพฤติกรรมในการเรียนรู้ของผู้เรียน	ระดับพฤติกรรม				
		1	2	3	4	5
1.	ส่วนใหญ่แล้วฉันศึกษาค้นคว้าเนื้อหาวิชาที่เรียนด้วยตนเอง					
2.	ในเวลาเรียนฉันไม่ค่อยตั้งใจเรียน					
3.	ฉันจะเข้าใจบทเรียนได้ดีขึ้น ถ้าได้ปรึกษากับเพื่อนๆ					
4.	ถ้าครูปล่อยให้ให้นักเรียน เรียนตามใจชอบถือว่าไม่ได้ทำหน้าที่ของครูอย่างถูกต้อง					
5.	ฉันคิดว่าการเรียนให้ได้ดีนั้น จำเป็นต้องกำหนดเป้าหมายที่ชัดเจน					
6.	ฉันพยายามเข้าร่วมกิจกรรมในชั้นเรียนให้มากที่สุดเท่าที่จะทำได้					
7.	ฉันมักจะเลือกเรียนในสิ่งที่ฉันคิดว่าสำคัญเป็นหลัก ซึ่งอาจจะไม่ตรงกับความเห็นของครูเสมอไป					
8.	ฉันรู้สึกว่าคุณจำเป็นต้องเข้าชั้นเรียนมากกว่าความรู้สึกที่ต้องการอยากเข้าชั้นเรียนจริงๆ					
9.	ในการเรียนแต่ละวิชาฉันคิดว่าฉันสามารถเรียนรู้ได้ดีขึ้น ถ้าได้แลกเปลี่ยนความคิดเห็นกับเพื่อนๆ แทนที่จะเก็บความคิดเห็นไว้คนเดียว					
10.	ฉันยอมรับกฎเกณฑ์หรือรูปแบบการสอนที่ครูกำหนดขึ้น					

จากข้อคำถามทั้งหมด 60 ข้อ จะถูกนำไปใช้ในการจัดกลุ่มผู้เรียนตามรูปแบบการเรียนรู้ 6 รูปแบบ คือแบบอิสระ (Independent) แบบพึ่งพา (Dependent) แบบร่วมมือ (Collaborative) แบบหลีกเลี่ยง (Avoidant) แบบแข่งขัน (Competitive) และแบบมีส่วนร่วม (Participant) โดยใช้วิธีการคำนวณค่าเฉลี่ยของคะแนนระดับพฤติกรรมของข้อคำถามที่เกี่ยวข้องกับพฤติกรรมของผู้เรียนในแต่ละรูปแบบเพื่อจัดกลุ่มให้กับผู้เรียนแต่ละรายว่าควรจะมีรูปแบบการเรียนรู้เป็นแบบใดนั้น โดยจะพิจารณาจากค่าเฉลี่ยของระดับคะแนน ระดับพฤติกรรมของรูปแบบที่มีค่าสูงสุดซึ่งหมายถึง รูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียนคนนั้น ๆ

รายการข้อคำถามสำหรับคำนวณค่าเฉลี่ยของ ระดับคะแนน ระดับพฤติกรรมของผู้เรียนในแต่ละรูปแบบ สามารถคำนวณจากข้อคำถามต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับพฤติกรรมของผู้เรียนในแต่ละรูปแบบดังต่อไปนี้

- แบบอิสระ (Independent)คือ พฤติกรรมในการเรียนรู้ของผู้เรียนตรงกับข้อคำถามที่ 1,7,13,19,25,31,37,43,49,55
- แบบหลีกเลี่ยง (Avoidant)คือ พฤติกรรมในการเรียนรู้ของผู้เรียนตรงกับข้อคำถามที่2,8,14,20,26,32,38,44,50,56
- แบบร่วมมือ (Collaborative)คือ พฤติกรรมในการเรียนรู้ของผู้เรียนตรงกับข้อคำถามที่3,9,15,21,27,33,39,45,51,57
- แบบพึ่งพา (Dependent)คือ พฤติกรรมในการเรียนรู้ของผู้เรียนตรงกับข้อคำถามที่4,10,16,22,28,34,40,46,52,58
- แบบแข่งขัน (Competitive) คือ พฤติกรรมในการเรียนรู้ของผู้เรียนตรงกับข้อคำถามที่ 5,11,17,23,29,35,41,47,53,59
- แบบมีส่วนร่วม (Participant)คือ พฤติกรรมในการเรียนรู้ของผู้เรียนตรงกับข้อคำถามที่6,12,18,24,30,36,42,48,54,60

1.3) ตำรวจข้อมูล (Survey Data)

หลังจากที่เครื่องมือที่ใช้ในการเก็บข้อมูล ผ่านขั้นตอนการปรับปรุงแก้ไขและวัดประสิทธิภาพของเครื่องมือเรียบร้อยแล้ว นำเครื่องมือที่ได้ไปทำการสำรวจความคิดเห็นของผู้เรียนที่กำลังศึกษาอยู่ในจังหวัดนครราชสีมาที่เป็นกลุ่มตัวอย่างของงานวิจัยนี้ จากนั้นทำการบันทึกและจัดเก็บข้อมูลที่สำรวจได้เพื่อนำไปใช้ในขั้นตอนต่อไป

2) ขั้นตอนการจัดเตรียมข้อมูล (Data Preparation)

เป็นขั้นตอนที่จะต้องนำข้อมูลที่ได้จากขั้นตอนการเก็บรวบรวมข้อมูล มาดำเนินการจัดเตรียมข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบที่พร้อมและให้เหมาะสมสำหรับการใช้งาน ด้วยกระบวนการแปลงข้อมูลและการคัดข้อมูลที่ไม่เกี่ยวข้อง ผลที่ได้จากขั้นตอนนี้ทำให้ได้ลักษณะของข้อมูลที่มีความพร้อมสำหรับการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล มีรายละเอียดดังต่อไปนี้

2.1) การแปลงข้อมูลให้เหมาะสมสำหรับการใช้งาน

(Data Transformation)

เป็นขั้นตอนของการจัดเตรียมข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบที่เหมาะสมสำหรับการใช้งานในขั้นตอนการค้นหาดัชนีหรือแบบจำลองด้วยเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ (Decision Tree)ซึ่งเป็นเทคนิควิธีที่รองรับเฉพาะข้อมูลที่มีคุณลักษณะไม่ต่อเนื่อง (Discrete Attributes)

ดังนั้น ส่วนของข้อมูลที่เกี่ยวข้องกับงานวิจัยนี้ จึงจำเป็นต้องแปลงข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบของ มาตรฐานนามบัญญัติ (Nominal Scale) ซึ่งเป็นลักษณะของการวัดค่าที่ง่ายที่สุดและมีความเหมาะสมที่สุด สำหรับการแบ่งกลุ่มของข้อมูลสำหรับเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ(Decision Tree)ดังตารางที่ 3.5

ตารางที่ 3.5 รายละเอียดของข้อมูลแต่ละ แอททริบิวท์ที่ผ่านกระบวนการแปลงข้อมูลแล้ว

Attribute No	Name	Attribute Values	Attribute No	Name	Attribute Values
1	Gender	{M, F}	20	Definition	{Y, N}
2	Age	{Y, A}	21	Process	{Y, N}
3	Grade Level	{S, H}	22	Procedure	{Y, N}
4	Science Favorite	{F, D}	23	Demo	{Y, N}
5	Learning Styles	{I, D, C, A, Cp, P}	24	Algorithm	{Y, N}
6	Video	{Y, N}	25	Example	{Y, N}
7	Animation	{Y, N}	26	Exercise	{Y, N}
8	Audio	{Y, N}	27	Reference	{Y, N}
9	Presentation	{Y, N}	28	Description	{Y, N}
10	Graphic	{Y, N}	29	Question	{Y, N}
11	Simulation	{Y, N}	30	Answer	{Y, N}
12	Link	{Y, N}	31	Time	{Y, N}
13	Abstract	{Y, N}	32	Schedule	{Y, N}
14	Overview	{Y, N}	33	Sound	{Y, N}
15	Introduction	{Y, N}	34	Place	{Y, N}
16	Chapter	{Y, N}	35	Motivation	{Y, N}
17	Summary	{Y, N}	36	Condition	{Y, N}
18	Bibliography	{Y, N}	37	Assignment	{Y, N}
19	Fact	{Y, N}	38	Evaluation	{Y, N}

จากตารางที่ 3.5 จะเห็นได้ว่ารายการข้อมูลหรือแอททริบิวท์ที่ได้จากการสำรวจของงานวิจัยนี้ มีจำนวนทั้งสิ้น 38 แอททริบิวท์หลังจากนำข้อมูลดิบ (Raw Data) มาผ่านกระบวนการแปลงข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบที่เหมาะสมสำหรับการใช้งาน ทำให้ได้รายละเอียดของข้อมูลแต่ละแอททริบิวท์ดังต่อไปนี้

- แอททริบิวท์ลำดับที่ 1 คือ เพศ (Gender) มีค่า 2 ค่าคือ เพศชาย (Male: M) และเพศหญิง (Female: F)

- แอททริบิวท์ลำดับที่ 2 คือ อายุ (Age) มีค่า 2 ค่าคือ กลุ่มอายุวัยเด็ก (Young-age: Y) หมายถึง ผู้เรียนที่อายุน้อยกว่า 15 ปี และกลุ่มอายุวัยรุ่น (Adolescent: A) หมายถึง ผู้เรียนที่อายุตั้งแต่ 15 ปีขึ้นไป

- แอททริบิวท์ลำดับที่ 3 คือ ระดับการศึกษา (Grade Level) มีค่า 2 ค่าคือ ระดับมัธยมศึกษาตอนต้น (Secondary School: S) และระดับมัธยมศึกษาตอนปลาย (High School: H)

- แอททริบิวท์ลำดับที่ 4 คือ ความชอบเรียนวิชาวิทยาศาสตร์ (Science Favorite) มีค่า 2 ค่าคือ ชอบ (Favored: F) และไม่ชอบ (Disfavored: D)

- แอททริบิวต์ลำดับที่ 5 คือ รูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles) มีค่า 6 ค่าคือ แบบอิสระ (Independent: I) แบบพึ่งพา (Dependent: D) แบบร่วมมือ (Collaborative: C) แบบหลีกเลี่ยง (Avoidant: A) แบบแข่งขัน (Competitive: Cp) และแบบมีส่วนร่วม (Participant: P)

- แอททริบิวต์ลำดับที่ 6 ถึงลำดับที่ 38 คือ ข้อมูลคุณลักษณะ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ในแต่ละคุณลักษณะ มีค่า 2 ค่าคือ เลือกหรือสนใจคุณลักษณะนั้น ๆ (Yes: Y) และไม่เลือกหรือไม่สนใจคุณลักษณะนั้น ๆ (No: N)

2.2) การคัดข้อมูลที่ไม่เกี่ยวข้องออก (Data Cleaning)

เมื่อทำการแปลงข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบที่เหมาะสมแล้ว ควรจะมีการคัดกรองข้อมูลอีกครั้ง โดยการคัดกรองข้อมูลที่ไม่เกี่ยวข้องหรือข้อมูลที่มีค่าผิดปกติออกไป สำหรับการคัดข้อมูลในงานวิจัยนี้หากพบชุดของข้อมูลที่มีการสูญหาย (Missing Data) หรือมีความผิดปกติ ข้อมูลชุดดังกล่าวจะถูกคัดออกไป จะไม่ใช้วิธีการแทนที่ค่าของข้อมูล ทั้งนี้ เพื่อให้มั่นใจว่าได้ข้อมูลที่มีคุณภาพสำหรับนำไปใช้งานในขั้นตอนต่อไป ดังตารางที่ 3.6

ตารางที่ 3.6 ลักษณะของเมตริกซ์ข้อมูลที่ผ่านมากระบวนการจัดเตรียมข้อมูลแล้ว

ID	Learner's profile and Learning Styles					Learning Objects Characteristics				
	LS_{D_1}	LS_{D_2}	LS_{D_3}	...	LS_{D_k}	LOs_{C_1}	LOs_{C_2}	LOs_{C_3}	...	LOs_{C_i}
1	F	H	A	...	I	Y	N	Y	...	Y
2	M	S	B	...	C	N	N	N	...	N
3	F	H	B	...	P	Y	N	Y	...	N
...
N	M	S	A	...	P	Y	N	Y	...	Y
No. of classes (C)	$C_{D1}=2$	$C_{D2}=2$	$C_{D3}=2$...	$C_{Dk}=3$	$C_{C1}=2$	$C_{C2}=2$	$C_{C3}=2$...	$C_{Ci}=2$

จากตารางที่ 3.6 แสดงลักษณะของเมตริกซ์ข้อมูลที่ผ่านมากระบวนการจัดเตรียมข้อมูล ซึ่งจะถูกรวบรวมไว้ในคลังข้อมูล (Data Warehouse) สำหรับนำไปใช้สร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล ในขั้นตอนต่อไป และเมื่อพิจารณาจากลักษณะของข้อมูลที่จัดเตรียมได้สำหรับนำไปใช้ในการสร้างกฎการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล ของงานวิจัยนี้ ตามตารางที่ 3.5 และ 3.6 จะเห็นได้ว่า ลักษณะของข้อมูลจะสามารถแบ่งออกเป็น 2 กลุ่มคือ (1) กลุ่มข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลของผู้ใช้ $\{LS_{D_1}, LS_{D_2}, LS_{D_3}, \dots, LS_{D_k}\}$ ซึ่งก็คือแอททริบิวต์ลำดับที่ 1 ถึงลำดับที่ 5 และ (2) กลุ่มข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่ผู้ใช้มีความชอบ $\{LOs_{C_1}, LOs_{C_2}, LOs_{C_3}, \dots, LOs_{C_i}\}$ ซึ่งก็คือแอททริบิวต์ลำดับที่ 6 ถึงลำดับที่ 38 ดังนั้น จึง

ทำให้ได้ขนาดของ เมทริกซ์ข้อมูลสำหรับสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลในงานวิจัยนี้ มีขนาดข้อมูล จำนวนเท่ากับ $(k + i) * N$ รายการข้อมูล

3) ขั้นตอนการวิเคราะห์ข้อมูลและประเมินผล

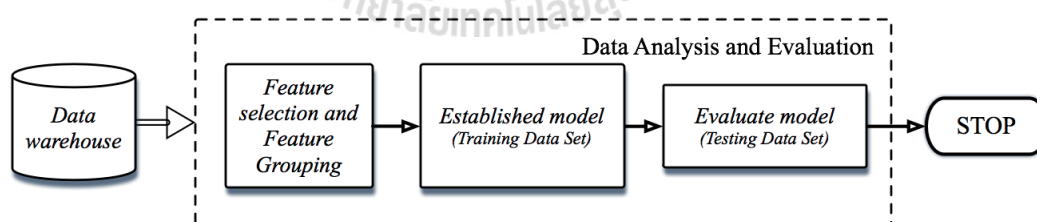
(Data Analysis and Evaluation)

ขั้นตอนการวิเคราะห์ข้อมูลและประเมินผล เป็นขั้นตอนหลักของ กระบวนการออกแบบและพัฒนาโมดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล โดยการนำข้อมูลที่ผ่านมากระบวนการจัดเตรียมข้อมูลมาดำเนินการวิเคราะห์และประเมินผล ซึ่งผลลัพธ์ที่ได้จากขั้นตอนนี้จะทำให้ได้ตัวแบบจำแนกข้อมูลที่มีความเหมาะสมที่สุดสำหรับนำไปใช้ในการทำนายหรือแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ให้กับผู้ใช้ที่มีคุณลักษณะรายบุคคลที่แตกต่างกันได้ โดยแบ่งการดำเนินงานออกเป็นขั้นตอน ได้แก่ (1) การเลือกลักษณะสำคัญและจัดกลุ่มข้อมูล (2) การสร้างตัวแบบ และ (3) การประเมินผลตัวแบบดังแสดงในรูปที่ 3.6 โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

3.1) การเลือกลักษณะสำคัญและจัดกลุ่มข้อมูล

(Feature Selection and Feature Grouping)

การเลือกลักษณะสำคัญและจัดกลุ่มข้อมูล (Feature Selection and Feature Grouping) เป็นกระบวนการ ที่นำมาใช้เพื่อปรับ ลดขนาดมิติของข้อมูลให้ มีความเหมาะสมสำหรับนำไป สร้างเป็นโมดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล ได้ อย่างมีประสิทธิภาพ โดยมีขั้นตอนการศึกษาและวิเคราะห์ข้อมูลที่เกี่ยวข้องดังรายละเอียดต่อไปนี้



รูปที่ 3.6 ขั้นตอนการวิเคราะห์ข้อมูลและประเมินผลเพื่อสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล

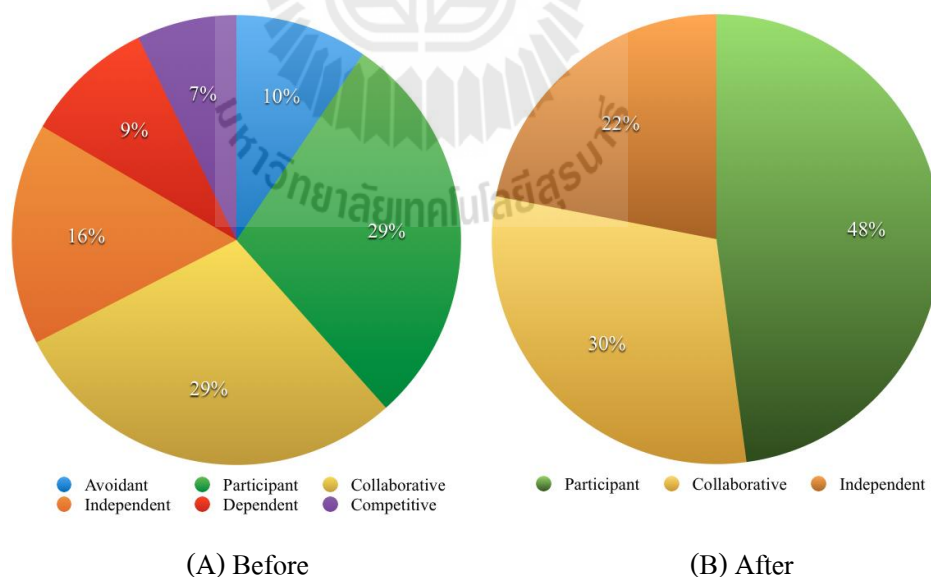
3.1.1) การเลือกลักษณะสำคัญด้วยวิธีการใช้ตัวกรอง (Filter)

การเลือกลักษณะสำคัญด้วยวิธีการใช้ตัวกรอง (Filter) เป็นการพิจารณาจากเงื่อนไขทางทฤษฎีสารสนเทศ (Information Theory) และ สถิติ(Statistics) เพื่อเลือกลักษณะสำคัญที่คำนึงถึงส่วนที่เกี่ยวข้อง 3 ส่วนคือ ส่วนของความเกี่ยวเนื่องของลักษณะสำคัญ (Feature Relevancy) ซึ่งจะต้องมีความเกี่ยวข้องกัน กับลักษณะสำคัญเป้าหมายที่ต้องการ ส่วนของ

ความซ้ำซ้อนของลักษณะสำคัญ (Feature Redundancy) โดยปกติจะต้องเลือกกลุ่มย่อยของลักษณะสำคัญที่มีความซ้ำซ้อนต่ำและส่วนของการกระทำระหว่างลักษณะสำคัญ (Feature Interaction) หรือเป็นปฏิสัมพันธ์ระหว่างลักษณะสำคัญ ดังนั้น งานวิจัยนี้ จึงนำหลักการดังกล่าวข้างต้นมาใช้ในการเลือกลักษณะสำคัญของข้อมูลที่เกี่ยวข้องกับการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล 3 ส่วน ได้แก่ ข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles) ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล (Individual Characteristic) และข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Learning Objects Characteristics) รายละเอียดดังต่อไปนี้

ก) การเลือกลักษณะสำคัญข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้

(Learning Styles) ส่วนของการเลือกลักษณะสำคัญข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้เป็นการใช้ตัวกรองเพื่อเลือกลักษณะสำคัญ โดยใช้เงื่อนไขทางสถิติที่ได้มาจากการเก็บข้อมูลในส่วนของรูปแบบการเรียนรู้ของงานวิจัยนี้ ซึ่งใช้ข้อคำถามที่ปรับปรุงมาจากเครื่องมือที่เรียกว่า GRSLS (Grasha-Riechmann Student Learning Style Scales) ประกอบด้วยข้อคำถามเกี่ยวกับพฤติกรรมในการเรียนรู้ของผู้เรียนจำนวน 60 ข้อคำถามเพื่อแบ่งผู้เรียนออกเป็น 6 รูปแบบการเรียนรู้ ตามที่ได้กล่าวรายละเอียดของการจัดกลุ่มผู้เรียนในแต่ละรูปแบบแล้วในข้างต้น



รูปที่ 3.7 กราฟเปรียบเทียบจำนวนผู้เรียนจำแนกตามรูปแบบการเรียนรู้ ก่อนและหลังการเลือกลักษณะสำคัญ

ผลการศึกษาข้อมูลที่สำคัญได้ หลังจากผ่านกระบวนการจัดเตรียมข้อมูลในเบื้องต้นมาแล้ว มีจำนวนข้อมูลของผู้เรียนทั้งสิ้น 1,586 ราย พบว่าสามารถแบ่งผู้เรียนออกเป็น 6 รูปแบบการเรียนรู้ ประกอบด้วย แบบมีส่วนร่วม (Participant) จำนวน 458 ราย คิดเป็นร้อยละ 28.88 แบบร่วมมือ (Collaborative) จำนวน 461 ราย คิดเป็นร้อยละ 29.07 แบบอิสระ (Independent) จำนวน 253 ราย คิดเป็นร้อยละ 15.95 แบบหลีกเลี่ยง (Avoidant) จำนวน 151 ราย คิดเป็นร้อยละ 9.52 แบบพึ่งพา (Dependent) จำนวน 149 ราย คิดเป็นร้อยละ 9.39 และแบบแข่งขัน (Competitive) จำนวน 114 ราย คิดเป็นร้อยละ 7.19 ดังรูปที่ 3.7 (ก)

จากการทบทวนวรรณกรรมที่เกี่ยวข้องกับการใช้

แนวคิดของกราดาและไรซ์แมน เพื่อจัดกลุ่มผู้เรียนตามรูปแบบการเรียนรู้ พบว่า ผู้เรียนในโรงเรียนมัธยมศึกษาโดยส่วนใหญ่มีลักษณะการเรียนรู้เป็น แบบมีส่วนร่วมและ แบบร่วมมือ โดยมีลักษณะการเรียนรู้ของผู้เรียนแบบ แข่งขันและแบบหลีกเลี่ยงในจำนวนที่ค่อนข้างน้อย (Babadogan and Kilic, 2012; Dinçol, Temel, Oskay, Erdoğan, and Yılmaz, 2011; Maneenil et al., 2010; Thonthai, 2009) เพื่อให้สอดคล้องกับผลการวิจัยข้างต้นการคัดเลือกเฉพาะรูปแบบการเรียนรู้ที่เป็น ลักษณะสำคัญ จะช่วยให้สามารถจัดกลุ่มผู้เรียนได้ตรงตามเป้าหมายที่สุด ดังนั้น งานวิจัยนี้ จึงพิจารณา คัดเลือกใช้เฉพาะรูปแบบการเรียนรู้ที่เป็นลักษณะสำคัญ 3 อันดับแรกที่มีจำนวนผู้เรียนมาก จากนั้นนำข้อมูลไปดำเนินการวิเคราะห์ผลการจัดกลุ่มผู้เรียนใหม่ ทำให้สามารถแบ่งผู้เรียนออกเป็น 3 รูปแบบการเรียนรู้ ประกอบด้วย แบบอิสระ (Independent) จำนวน 348 ราย คิดเป็นร้อยละ 21.94 แบบร่วมมือ (Collaborative) จำนวน 479 ราย คิดเป็นร้อยละ 30.20 และแบบมีส่วนร่วม (Participant) จำนวน 759 ราย คิดเป็นร้อยละ 47.87 ดังรูปที่ 3.7 (ข)

ข) การเลือกลักษณะสำคัญ ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล

(Individual Characteristics) ส่วนของการเลือกลักษณะสำคัญข้อมูลลักษณะรายบุคคลที่จะนำไปใช้ใน งานวิจัยนี้ ประกอบด้วยข้อมูลต่าง ๆ ได้แก่ เพศ (Gender) อายุ (Age) ระดับการศึกษา (Grade Level) ลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ (Science Favorite) และรูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles) ถ้าพิจารณาส่วนของความซ้ำซ้อนของข้อมูล ตามรูปที่ 3.8 จะเห็นได้ว่า การกระจายของข้อมูลอายุ (Age) กับข้อมูลระดับการศึกษา (Grade Level) มีความเกี่ยวข้องและมีความซ้ำซ้อนกัน ซึ่งผู้เรียนในระดับชั้นเดียวกันอาจมีค่าอายุมากกว่า 1 ค่า ประกอบกับจะต้องนำข้อมูลที่ได้ออกไปพัฒนาตัวแบบจำแนกข้อมูลด้วยเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ (Decision Tree) ซึ่งเป็นเทคนิควิธีที่รองรับเฉพาะข้อมูลที่มีคุณลักษณะไม่ต่อเนื่อง (Discrete Attributes) ดังนั้น จึงจำเป็นต้องมีการแปลงข้อมูลก่อน โดยพบว่าการแปลงข้อมูลอายุจะมีความซ้ำซ้อนของข้อมูลที่สูงกว่า จึงทำให้งานวิจัยนี้ จึงพิจารณาเลือกข้อมูล

ระดับการศึกษา (Grade Level) ซึ่งเป็น ลักษณะสำคัญที่มีความซ้ำซ้อนต่ำ กว่าโดยการแปลงข้อมูล ระดับการศึกษา (Grade Level) ออกเป็น 2 ค่า คือระดับมัธยมศึกษาตอนต้น (Secondary School: S)และ ระดับมัธยมศึกษาตอนปลาย (High School: H) ทำให้ได้ข้อมูล คุณลักษณะรายบุคคล (Individual Characteristic) สำหรับนำไปสร้างมอดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล จำนวน 4 รายการ คือเพศ (Gender) ระดับการศึกษา (Grade Level) ลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ (Science Favorite) และรูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles)

<i>Gender</i>								
Male (N=807)	Female (N=779)							
<i>Age</i>								
12 years (N=17)	13 years (N=296)	14 years (N=300)	15 years (N=358)	16 years (N=219)	17 years (N=207)	18 years (N=105)	19 years (N=165)	20 years (N=63)
<i>Grade Level</i>								
Grade 7 (N=109)	Grade 8 (N=241)	Grade 9 (N=300)	Grade 10 (N=431)	Grade 11 (N=233)	Grade 12 (N=272)			
<i>Favorite in Science Subject</i>								
Favor (N=751)	Disfavour (N=835)							
<i>Grasha & Riechmann's Learning Styles Model</i>								
Collaborative (N=479)	Independent (N=348)	Participant (N=759)						

รูปที่ 3.8 ข้อมูลที่ได้จากการสำรวจ จำแนกตามคุณลักษณะรายบุคคล

ก) การเลือกลักษณะสำคัญข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะ

ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Learning Objects Characteristics: LOsC) ส่วนของการเลือกลักษณะสำคัญข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ในงานวิจัยนี้ ใช้วิธีการใช้ตัวกรองเพื่อเลือกลักษณะสำคัญโดยใช้เงื่อนไขทางสถิติ ร่วมกับการค้นหารูปแบบความสัมพันธ์ (Association Rule Discovery) ที่อยู่ในรูปแบบของไอเท็มเซต (Item sets) เพื่อทำการสกัดและคัด เลือกเฉพาะข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่สำคัญเท่านั้น สำหรับนำไปใช้สร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล

การเลือกลักษณะสำคัญของข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ด้วยเงื่อนไขทางสถิติ นอกจากจะพิจารณาจากค่าความถี่ (Frequency) ของข้อมูลที่ปรากฏแล้ว ยังมีการวิเคราะห์ความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ผู้เรียนมีความชอบกับข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้ด้วย การทดสอบไคสแควร์ (Chi-Square Test: χ^2 -test) เพื่อศึกษาและวิเคราะห์ความสัมพันธ์ ระหว่างตัวแปร 2 ตัวที่เป็นอิสระจากกัน ซึ่งจะ

เห็นได้ว่า คุณลักษณะเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์บางคุณลักษณะมีความสัมพันธ์กับรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียนอย่างมีนัยสำคัญทางสถิติ ($p\text{-value} < 0.05$) ดังรูปที่ 3.9 อย่างไรก็ตาม ผลลัพธ์ดังกล่าวจะถูกนำมาพิจารณาร่วมกับผลการค้นหารูปแบบความสัมพันธ์ (Association Rule Discovery) ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ต่างๆ จำนวน 33 คุณลักษณะ

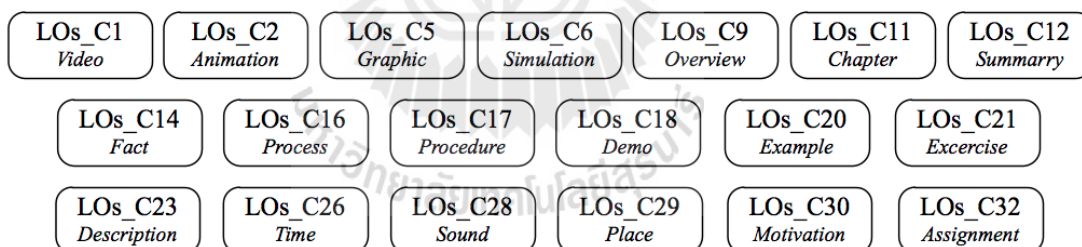
<i>The Chi-square (p-values)</i>	LOs C1 <i>Video</i> (N=1107)	LOs C2 <i>Animation</i> (N=832)	LOs C3 <i>Audio</i> (N=406)	LOs C4 <i>Presentation</i> (N=303)	LOs C5 <i>Graphic</i> (N=723)	LOs C6 <i>Simulation</i> (N=816)	LOs C7 <i>Link</i> (N=282)	LOs C8 <i>Abstract</i> (N=561)	LOs C9 <i>Overview</i> (N=454)	LOs C10 <i>Introduction</i> (N=582)	LOs C11 <i>Chapter</i> (N=549)
Learning Styles - Collaborative - Independent - Participant	3.754 (0.153)	5.249 (0.072)	0.521 (0.771)	1.108 (0.575)	1.712 (0.425)	7.607* (0.022)	0.029 (0.985)	4.629 (0.099)	12.096* (0.002)	3.290 (0.193)	9.948* (0.007)

<i>The Chi-square (p-values)</i>	LOs C12 <i>Summary</i> (N=832)	LOs C13 <i>Bibliography</i> (N=101)	LOs C14 <i>Fact</i> (N=213)	LOs C15 <i>Definition</i> (N=785)	LOs C16 <i>Process</i> (N=311)	LOs C17 <i>Procedure</i> (N=654)	LOs C18 <i>Demo</i> (N=831)	LOs C19 <i>Algorithm</i> (N=80)	LOs C20 <i>Example</i> (N=976)	LOs C21 <i>Exercise</i> (N=788)	LOs C22 <i>Reference</i> (N=242)
Learning Styles - Collaborative - Independent - Participant	23.241* (< 0.001)	9.433* (0.009)	8.683* (0.013)	3.301 (0.192)	7.999* (0.018)	3.124 (0.210)	11.833* (0.003)	10.233* (0.006)	4.860 (0.084)	2.884 (0.236)	4.250 (0.119)

<i>The Chi-square (p-values)</i>	LOs C23 <i>Description</i> (N=675)	LOs C24 <i>Question</i> (N=379)	LOs C25 <i>Answer</i> (N=459)	LOs C26 <i>Time</i> (N=787)	LOs C27 <i>Schedule</i> (N=510)	LOs C28 <i>Sound</i> (N=545)	LOs C29 <i>Place</i> (N=481)	LOs C30 <i>Motivation</i> (N=624)	LOs C31 <i>Condition</i> (N=341)	LOs C32 <i>Assignment</i> (N=605)	LOs C33 <i>Evaluation</i> (N=306)
Learning Styles - Collaborative - Independent - Participant	2.470 (0.291)	0.012 (0.994)	3.475 (0.176)	0.089 (0.957)	8.162* (0.017)	0.474 (0.789)	6.377* (0.041)	0.544 (0.762)	0.018 (0.794)	15.959* (0.001)	2.929 (0.231)

*Indicates $p < 0.05$.

รูปที่ 3.9 ค่าความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ผู้เรียนมีความชอบกับข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้ด้วยการทดสอบไคสแควร์



รูปที่ 3.10 ผลการคัดเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยเอพริออริ

ผลที่ได้จากการสกัด (Feature Extraction) และเลือกคุณลักษณะสำคัญ (Feature Selection) ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้อัลกอริทึมเอพริออริ (Apriori Algorithm) ภายใต้เงื่อนไขของ ค่าสนับสนุนขั้นต่ำ (Minimum Support) เท่ากับ 0.9 ทำให้ได้ คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ จำนวน 19 คุณลักษณะซึ่งในงานวิจัยนี้จะเรียกว่า คุณลักษณะของ เฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เริ่มต้น (OriginalLOsC) ประกอบด้วยวิดีโอ (Video) ภาพเคลื่อนไหว (Animation) กราฟิก (Graphic) การจำลอง (Simulation) การอธิบายคร่าว ๆ (Overview) บทเรียน (Chapter) ข้อสรุป (Summary) ข้อเท็จจริง (Fact) กระบวนการ

(Process)กระบวนการงาน (Procedure)สาธิต (Demo)ตัวอย่าง (Example) แบบฝึกหัด (Exercise) การบรรยาย (Description) เวลา (Time)ทำให้เกิดเสียง (Sound)สถานที่ (Place)แรงจูงใจ (Motivation) และการมอบหมาย(Assignment)ดังรูปที่ 3.10

จากที่กล่าวมาทั้งหมดในข้างต้น ผลที่ได้จาก

กระบวนการ เลือกลักษณะสำคัญของข้อมูลต่าง ๆ ทำให้มีการปรับ ลดขนาดมิติของข้อมูล สำหรับนำไปใช้ในกระบวนการสร้างมอดูลการแนะนำเรียนรู้แบบอัจฉริยะตามคุณลักษณะรายบุคคล ซึ่งจากเดิมมีจำนวนข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล (Individual Characteristic) และข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเรียนรู้แบบอัจฉริยะ (Learning Objects Characteristics)รวมทั้งหมด 38 แอททริบิวต์ (ตารางที่ 3.5) คงเหลือแอททริบิวต์ที่เป็นผลลัพธ์ของขั้นตอนนี้อันทั้งหมดจำนวนทั้งสิ้น 23 แอททริบิวต์ สำหรับนำไปออกแบบและพัฒนาตัวแบบในขั้นตอนต่อไป ดังรายละเอียดตารางที่ 3.7

ตารางที่ 3.7 ลักษณะข้อมูลแต่ละ แอททริบิวต์ที่ผ่านขั้นตอนการเลือกลักษณะสำคัญแล้ว

Attribute No	Name	Attribute Values	Attribute No	Name	Attribute Values
1	Gender	{M, F}	13	Process	{Y, N}
2	Grade Level	{S, H}	14	Procedure	{Y, N}
3	Science Favorite	{F, D}	15	Demo	{Y, N}
4	Learning Styles	{P, C, I}	16	Example	{Y, N}
5	Video	{Y, N}	17	Exercise	{Y, N}
6	Animation	{Y, N}	18	Description	{Y, N}
7	Graphic	{Y, N}	19	Time	{Y, N}
8	Simulation	{Y, N}	20	Sound	{Y, N}
9	Overview	{Y, N}	21	Place	{Y, N}
10	Chapter	{Y, N}	22	Motivation	{Y, N}
11	Summary	{Y, N}	23	Assignment	{Y, N}
12	Fact	{Y, N}			

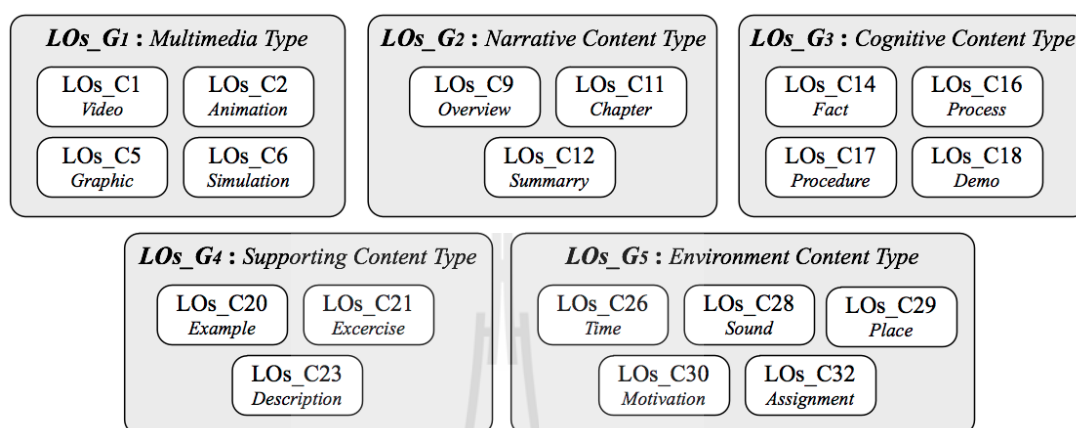
3.1.2) การจัดกลุ่มข้อมูล (Feature Grouping)

การจัดกลุ่มข้อมูลเป็นกระบวนการหนึ่งที่สามารถ

นำมาใช้เพื่อปรับลดขนาดมิติของข้อมูลให้มีความเหมาะสม เพื่อให้สามารถสร้างมอดูลการแนะนำเรียนรู้แบบอัจฉริยะตามคุณลักษณะรายบุคคล ได้อย่างมีประสิทธิภาพ ดังนั้น งานวิจัยนี้ได้ออกแบบการจัดการข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเรียนรู้แบบอัจฉริยะ โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

ก) จัดกลุ่มข้อมูลตามที่มาของข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเรียนรู้แบบอัจฉริยะ ตามตารางที่ 3.2 ซึ่งได้กล่าวอธิบายเกี่ยวกับเมทาดาตาของคุณลักษณะเฉพาะของเรียนรู้แบบอัจฉริยะต่าง ๆ ที่นำมาใช้ในงานวิจัยนี้ จะเห็นได้ว่าคุณลักษณะเฉพาะของเรียนรู้แบบ

อบเจกต์ในแต่ละรายการข้อมูลจะถูกจัดอยู่ในกลุ่มความสัมพันธ์ที่เกี่ยวข้องกันอยู่แล้วเนื่องจากเป็นคุณลักษณะเฉพาะที่อยู่ในประเภทเดียวกันหรือมีความเป็นมาของข้อมูลจาก แหล่งเดียวกัน ดังนั้นการจัดกลุ่มตามที่มาของข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะ จึงเป็นแนวทางหนึ่งที่ถูกนำไปใช้ในการ ปรับลดขนาดมิติของข้อมูลในครั้งนี้นี้ด้วย



รูปที่ 3.11 การจัดกลุ่มคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามที่มาของข้อมูล

ซึ่งในการจัดกลุ่ม คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในครั้งนี้ จะเป็นการจัดกลุ่ม คุณลักษณะเฉพาะ ที่เป็นผลลัพธ์ที่ได้มาจาก การเลือกลักษณะสำคัญแล้ว ดังนั้น จึงทำให้ได้กลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ตามที่มาของข้อมูลจำนวน 5 กลุ่ม ดังรูปที่ 3.11 โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

- กลุ่มที่ 1 คือ กลุ่ม ของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่เกี่ยวข้องกับชนิดของมัลติมีเดีย (Multimedia Type) ประกอบด้วย 4 คุณลักษณะคือ วิดีทัศน์ (Video)ภาพเคลื่อนไหว(Animation)กราฟิก(Graphic)และการจำลอง (Simulation)
- กลุ่มที่ 2 คือ กลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ มีชนิดของเนื้อหาแบบ เรื่องเล่า (Narrative Content Type) ประกอบด้วย 3 คุณลักษณะคือ การอธิบายคร่าว ๆ (Overview) บทเรียน (Chapter)และสรุปเนื้อหา (Summary)
- กลุ่มที่ 3 คือ กลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่เป็นชนิดของเนื้อหาที่ เกี่ยวกับกระบวนการคิด (Cognitive Content Type) สามารถช่วยให้ผู้เรียนเกิดความรู้และความเข้าใจมากขึ้น ประกอบด้วย 4คุณลักษณะคือข้อเท็จจริง (Fact) กระบวนการ (Process) กระบวนการงาน (Procedure)และสาธิต (Demo)
- กลุ่มที่ 4 คือ กลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่เป็นชนิดของเนื้อหาที่ ช่วยสนับสนุน (Supporting Content Type) โดยจะอยู่ใน

รูปแบบที่สามารถช่วยสนับสนุนการเรียนรู้หรือทำให้เกิดความเข้าใจเนื้อหาได้ดีขึ้น ประกอบด้วย 3คุณลักษณะคือ ตัวอย่าง (Example) แบบฝึกหัด (Exercise)และการบรรยาย (Description)

- กลุ่มที่ 5 คือ กลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่เกี่ยวข้องกับการจัดสภาพแวดล้อมการเรียนรู้ (Environment Type)ประกอบด้วย 5 คุณลักษณะคือ เวลา (Time)ทำให้เกิดเสียง (Sound)สถานที่ (Place)แรงจูงใจ (Motivation) และการมอบหมาย(Assignment)

ค่าของข้อมูลในแต่ละกลุ่ม คุณลักษณะเฉพาะของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่มีการจัดกลุ่มข้อมูลตามแนวทางดังกล่าวข้างต้นนั้น จะเปลี่ยนแปลงไปเป็นการรวมเข้ากัน (Combination) ของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ซึ่งจะขึ้นอยู่กับจำนวนของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เริ่มต้นที่มารวมกลุ่มกัน จากตารางที่ 3.6จะเห็นได้ว่าค่าของข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เริ่มต้นแต่ละค่าจะอยู่ในรูปไบนารี (Binary data) ซึ่งมีอยู่ 2 ค่าคือ ถ้าเลือกหรือสนใจคุณลักษณะนั้น ๆ จะมีค่าเป็น “Y” และถ้าไม่เลือกหรือไม่สนใจคุณลักษณะนั้น ๆ จะมีค่าเป็น “N”ดังนั้น ค่าของข้อมูลที่เป็นไปได้ของแต่ละกลุ่มที่ได้จากขั้นตอนนี้ จะมีจำนวนเท่ากับ 2^n ค่า โดยที่ n คือ จำนวนของคุณลักษณะเฉพาะของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เริ่มต้นที่มารวมกลุ่มกัน

ตารางที่ 3.8 ลักษณะของเมทริกซ์ข้อมูลที่มีการจัดกลุ่มข้อมูลแล้ว

ID	Gender	Grade Level	Science Favorite	Learning Styles	Group of Learning Object Characteristic				
					LOs_G1	LOs_G2	LOs_G3	LOs_G4	LOs_G5
1	F	S	M	I	YYYN	NNN	YYYY	NYY	YYNY
2	M	H	F	C	NNNN	NYN	YYYN	NNN	NYNNY
3	F	H	F	P	NYYN	NNY	NNNN	YYY	NNNNN

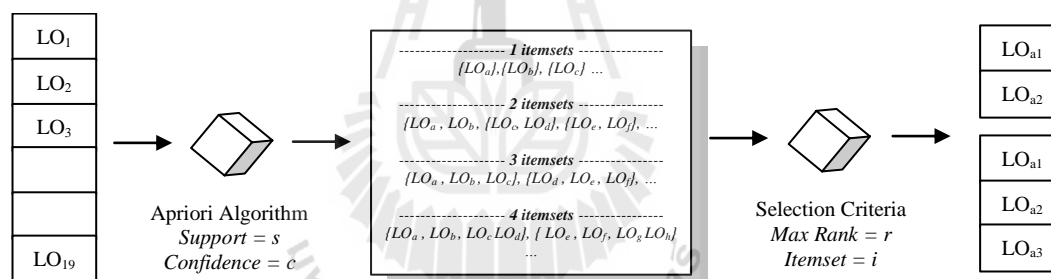
1586	M	S	F	P	NNYY	YYY	NYNN	YNY	YYYYY
# Class	2	2	2	3	16	8	16	8	32

จากตารางที่ 3.8ถ้าพิจารณาค่าการรวมเข้ากันของกลุ่มที่ 1 ซึ่งเป็นกลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่เกี่ยวข้องกับชนิดของมัลติมีเดีย (Multimedia Type) ที่ได้มาจาก4 คุณลักษณะ ได้แก่วีดิทัศน์ (Video) ภาพเคลื่อนไหว (Animation) กราฟิก (Graphic) และการจำลอง (Simulation) ดังนั้น ค่าการรวมเข้ากันของคุณลักษณะเฉพาะของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ในกลุ่มที่ 1 จะมีค่าของข้อมูลที่เป็นไปได้ทั้งหมดเท่ากับ 2^4 ซึ่งเท่ากับ 16 ค่า {YYYY, YYYN, YYNN, YNNN, YNYN, NYNY, NYYY, NNYY, ..., NNNN} ซึ่งค่าการรวมเข้ากัน

ของทุกกลุ่มจะมีลักษณะเช่นเดียวกัน จึงทำให้แต่ละกลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ มีจำนวนค่าที่เป็นไปได้แตกต่างกัน

ข) จัดกลุ่มข้อมูลตามความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่าง

ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ กระบวนการจัดกลุ่มในส่วนนี้ จะเป็นการจัดกลุ่มตามหลักการทำให้เหมือนข้อมูล โดยการค้นหาความสัมพันธ์ของข้อมูล (Association Rule Discovery) ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริ (Apriori Algorithm) ซึ่งเป็นความสัมพันธ์ที่ได้มาจากพฤติกรรมของผู้ใช้ที่มีต่อการเลือกหรือมีความชอบ คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ต่าง ๆ ซึ่งเป็นเหตุการณ์ที่เกิดขึ้นร่วมกันบ่อย ๆ นั่นคือ ถ้าผู้ที่มีความชอบคุณลักษณะเฉพาะ ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ หนึ่ง ๆ แล้ว ผู้ใช้มักจะมี ความชอบคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์อื่น ๆ ตามมาด้วยเสมอ ซึ่งเป็นความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นโดย คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ นั้น ๆ จะมีที่มาของข้อมูลที่เหมือนกันหรือแตกต่างกันก็ได้ ซึ่งมีขั้นตอน การสร้างและค้นหาความสัมพันธ์ ที่เกิดขึ้น ระหว่างข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริดังรูปที่ 3.12



รูปที่ 3.12 ขั้นตอนการสร้างและค้นหาความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริ

ขั้นตอนการสร้างและค้นหาความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้น

ระหว่างข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริ ของงานวิจัยนี้จะทำการค้นหาความสัมพันธ์ที่ซ่อนอยู่ระหว่างข้อมูล คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เริ่มต้นจำนวน 19 คุณลักษณะ โดยการกำหนดค่าเกณฑ์ 2 ค่า คือ ค่าสนับสนุนขั้นต่ำ (Minimum Support: s) และค่าความเชื่อมั่นขั้นต่ำ (Minimum Confidence: c) ทำให้ได้ผลลัพธ์จาก อัลกอริทึม เอพริออริ คือ ความถี่ (Frequency) ของความสัมพันธ์แต่ละ ไอเท็มเซต (Item Sets) ซึ่งเป็นความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นร่วมกันระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ต่าง ๆ จากนั้นทำการวิเคราะห์ผลที่ได้ โดยการกำหนดเกณฑ์เลือกความสัมพันธ์ (Selection Criteria) ที่ต้องการจาก 2 ค่าคือ (1) อันดับของ

ค่าความถี่สูงสุดที่ปรากฏ (Maximum Rank: r) ที่ต้องการและ (2) ไอเท็มเซต (Item Sets: i) ที่ต้องการ ซึ่งจะทำให้ได้ชุดความสัมพันธ์ของข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ สำหรับนำไปจัดกลุ่มโดยการรวมเข้ากัน (Combination) เพื่อสร้างเป็นคุณลักษณะใหม่ (New Feature) ซึ่งเป็นกลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริ

ผลลัพธ์ที่ได้จากการกำหนด ค่าสนับสนุนขั้นต่ำ เท่ากับ 0.9 และค่าความเชื่อมั่นขั้นต่ำ เท่ากับร้อยละ 95 ซึ่งทำให้ได้ผลลัพธ์ที่เป็นความถี่ (Frequency) ของความสัมพันธ์แต่ละไอเท็มเซต (Item Sets) ต่าง ๆ เมื่อนำค่าความถี่ของแต่ละไอเท็มเซตมาทำการจัดเรียงลำดับ ค่าความถี่จากมากไปหาน้อย เพื่อวิเคราะห์ผลที่ได้ นั่น ซึ่งเกณฑ์เลือกความสัมพันธ์ (Selection Criteria) เบื้องต้นเพื่อเลือกความสัมพันธ์ที่เป็นลักษณะสำคัญของงานวิจัยนี้ ได้กำหนด เกณฑ์ขั้นต่ำไว้ คือ ควรจะต้องเป็นไอเท็มเซตที่มีค่าความถี่สูงสุดของแต่ละไอเท็มเซตมากกว่าร้อยละ 25 ของจำนวนทั้งหมด ทั้งนี้เนื่องจากค่าความถี่ที่ปรากฏถ้ามีจำนวนไม่มากนักหรือน้อยเกินไป แสดงว่าความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นร่วมกันระหว่างคุณลักษณะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ดังกล่าว อาจจะยังไม่ใช่ลักษณะที่สำคัญ ดังนั้น จึงทำให้ได้ผลการเลือกชุดข้อมูลความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริ (Apriori Algorithm) คือ สองไอเท็มเซต (Two-Item Sets) และสามไอเท็มเซต (Three-Item Sets) ที่มีการเกิดร่วมกันของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์จำนวน 8 แอททริบิวต์ ได้แก่ สรุปเนื้อหา (Summary) สาธิต (Demo) ตัวอย่าง (Example) แบบฝึกหัด (Exercise) เวลา (Time) ข้อเท็จจริง (Fact) การจำลอง (Simulation) และการอธิบายคร่าว ๆ (Overview) โดยมีรายละเอียดความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นร่วมกัน ดังตารางที่ 3.9

ตารางที่ 3.9 ความถี่ที่ปรากฏของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริ

Itemsets	LOs Characteristics	Frequency	Total
2	{Summary, Demo}	670	42.24 %
	{Summary, }	768	48.42 %
	{Exercise, Time}	592	47.67 %
3	{Summary, Fact, Demo}	450	28.37 %
	{Simulation, Summary, Example}	537	33.85 %
	{Overview, Exercise, Time}	433	27.30 %

ไอเท็มเซตที่เป็นลักษณะที่สำคัญเกิดขึ้นร่วมกันระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในตารางที่ 3.9 จะถูกนำไปจัดกลุ่มข้อมูลและสร้างเป็นคุณลักษณะใหม่ (New Feature) สำหรับนำไปใช้ในการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลในขั้นตอนต่อไป

3.2) การสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล(Established Model)

ขั้นตอนการพัฒนาตัวแบบในที่นี้ หมายถึง การพัฒนาตัวแบบจำแนกข้อมูลเพื่อทดสอบและค้นหาวิธีการคัด เลือกลักษณะสำคัญ และจัดกลุ่มข้อมูลด้วยเทคนิควิธีต่าง ๆ สำหรับนำไปสร้างกฎการ แนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะ รายบุคคล ซึ่งในการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลเพื่อค้นหาความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลของผู้ใช้กับข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ผู้ใช้มีความชอบนั้นจะใช้อัลกอริทึมที่อยู่ในกลุ่มเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจได้แก่ อัลกอริทึม C4.5(อัลกอริทึม J48) อัลกอริทึม Random Tree อัลกอริทึม NB Tree อัลกอริทึม BF Tree และอัลกอริทึม Simple Tree

การศึกษาทดลองเพื่อสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลเพื่อค้นหาความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลดังกล่าวข้างต้น การศึกษาวิจัยนี้ใช้โปรแกรมเวก้า (Waikato Environment for Knowledge Analysis: WEKA) ซึ่งเป็นซอฟต์แวร์สำเร็จรูปประเภท โอเพนซอร์ส (Open Source) ที่ได้รับการยอมรับด้านการทำเหมืองข้อมูลนอกจากนี้ยังมีการ พัฒนาโปรแกรมประยุกต์ด้วยภาษาไพทอน (Python Programming Language) เพื่อรองรับในส่วนของขั้นตอนวิธีการนำกฎการแนะนำ (Recommendation Rules) ที่ได้จากตัวแบบจำแนกข้อมูลไปใช้งาน และการ วิเคราะห์และวัดประสิทธิภาพการทำนายของแบบจำลองที่ได้

การศึกษาทดลองเพื่อสร้างกฎการแนะนำจากตัวแบบจำแนกข้อมูลของงานวิจัยนี้ จะแบ่งเมตริกซ์ของข้อมูลออกเป็น 2 ส่วนคือ (1) ชุดข้อมูลฝึกหัด (Training Data) หมายถึง ชุดข้อมูลที่ถูกแบ่งออกมาเพื่อนำไปสร้างตัวแบบและ (2) ชุดข้อมูลทดสอบ (Testing Data) หมายถึง ชุดข้อมูลที่ถูกแบ่งออกมา เพื่อนำไปใช้สำหรับวัดประสิทธิภาพในการทำนายของตัวแบบที่ได้ ซึ่งมีขั้นตอนการศึกษาทดลองเพื่อรองรับการพัฒนาตัวแบบดังต่อไปนี้

- การทดลองA(Experimental A):การเพิ่มประสิทธิภาพการทำนายของตัวแบบ โดยการจัดกลุ่มข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์
- การทดลองB(Experimental B): การเพิ่มประสิทธิภาพการทำนายของตัวแบบ โดยการเพิ่มกลุ่มข้อมูล ความสัมพันธ์ ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึมเอพริอริ
- การทดลองC (Experimental C):การพัฒนาตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล โดยการรวมเข้ากันของคุณลักษณะรายบุคคล
- การทดลองD (Experimental D):การพัฒนาตัวแบบ การแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล โดยการใช้กฎส่วนใหญ่

โดยมีรายละเอียดขั้นตอนวิธีการศึกษาทดลอง ดังต่อไปนี้

3.2.1) การเพิ่มประสิทธิภาพการทำนายของตัวแบบ โดยการ จัดกลุ่มข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (LOs Characteristics Grouping)

การทดลอง A (Experimental A) เป็นศึกษาเพื่อหาแนวทาง ในการเพิ่มประสิทธิภาพการทำนายของตัวแบบจำแนกข้อมูลที่ได้ด้วยเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ โดยใช้ แอททริบิวต์นำเข้า (Input Attributes) ที่มีลักษณะแตกต่างกัน โดยทำการวิเคราะห์และเปรียบเทียบ ประสิทธิภาพการทำนายของตัวแบบ ตัวอัลกอริทึมต่าง ๆ ที่อยู่ในกลุ่มของเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ เพื่อคัดเลือกอัลกอริทึม ที่เหมาะสม สำหรับไปใช้ในขั้นตอนต่อไปสำหรับอัลกอริทึมที่นำไปใช้ในการ ศึกษาทดลอง A คือ อัลกอริทึม Random Tree อัลกอริทึม J48 อัลกอริทึม NB Tree อัลกอริทึม BF Tree และอัลกอริทึม Simple Tree โดยมีการกำหนดเงื่อนไขของสิ่งต่างๆ ที่เกี่ยวข้องหรือ สภาพแวดล้อมของการทดลองนี้ ดังต่อไปนี้

ก) ชุดข้อมูล (Dataset) ประกอบด้วยกลุ่มของแอททริบิวต์ต่างๆ สำหรับสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล 2 กลุ่ม คือ

- กลุ่มของแอททริบิวต์ที่เกี่ยวข้องกับข้อมูลคุณลักษณะส่วนบุคคล จำนวน 4 แอททริบิวต์ ได้แก่ รูปแบบการเรียนรู้ (Learning Style) เพศ (Gender) ระดับการศึกษา (Grade Level) และลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ (Science Favorite)
- กลุ่มของแอททริบิวต์ที่เกี่ยวข้องกับข้อมูลคุณลักษณะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ โดยมีการจัดเตรียมข้อมูลในส่วนนี้เป็น 2 ชุดข้อมูล คือ (1) ชุดข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่ไม่ได้จัดกลุ่ม (Before Grouping) ประกอบด้วย 19 แอททริบิวต์ ซึ่งเป็นคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่ได้จากขั้นตอนการเลือกลักษณะสำคัญ (Feature Selection) และ (2) ชุดข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่ถูกจัดกลุ่มแล้ว (After Grouping) ประกอบด้วย 5 แอททริบิวต์ เป็นกลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่ได้จากขั้นตอนการจัดกลุ่มข้อมูล (Feature Grouping)

ข) กระบวนการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล (Classification Model) มีการกำหนดเงื่อนไขและรายละเอียดต่างๆ ที่เกี่ยวข้องกับสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล ดังต่อไปนี้

- การสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลของการศึกษาทดลองนี้ จะกำหนดให้แอททริบิวต์ที่เกี่ยวข้องกับข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

เป็นแอททริบิวต์นำเข้า โดยมีตัวจำแนก (Classifier)คือ แอททริบิวต์ที่เกี่ยวข้องกับข้อมูลคุณลักษณะส่วนบุคคล

- อัลกอริทึมในกลุ่มเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ ที่นำมาใช้ในการศึกษาทดลองนี้ เพื่อเปรียบเทียบประสิทธิภาพที่ได้ ประกอบด้วย 5 อัลกอริทึมได้แก่ อัลกอริทึม Random Tree อัลกอริทึม J48 (หรืออัลกอริทึม C4.5) อัลกอริทึม NB Tree อัลกอริทึม BF Tree และอัลกอริทึม Simple Tree

- การประเมินและวัดประสิทธิภาพของตัวแบบ สำหรับการทดลองนี้ ใช้วิธีการแบ่งเมทริกซ์ข้อมูลทั้งหมดออกเป็น 2 ส่วน โดยการสุ่มข้อมูลร้อยละ 60 จากทั้งหมดเพื่อนำไปสร้างตัวแบบหรือที่เรียกว่า ชุดข้อมูลฝึกหัด (Training Data) และทดสอบตัวแบบที่ได้กับข้อมูลส่วนที่เหลือหรือที่เรียกว่า ชุดข้อมูลทดสอบ(Testing Data)ในการประเมินผลพิจารณาจากค่าความถูกต้อง (Accuracy) ที่ได้

3.2.2) การเพิ่มประสิทธิภาพการทำนายของตัวแบบ โดยการเพิ่มกลุ่มข้อมูลความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วย อัลกอริทึมเอพริออริ

การทดลอง B (Experimental B) เป็นการศึกษาทดลอง เพื่อค้นหารูปแบบความสัมพันธ์ ที่เกิดขึ้น ระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ต่าง ๆ ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริ ที่สามารถนำไปเพิ่มประสิทธิภาพการทำนาย ของตัวแบบ ด้วยเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจโดยใช้หลักการสร้างตัวแบบเช่นเดียวกันกับการทดลอง A แต่การทดลองนี้มุ่งเน้นที่ การศึกษาเปรียบเทียบประสิทธิภาพการทำนาย เมื่อเพิ่มกลุ่มของคุณลักษณะใหม่ (New Feature) ที่ ได้มาจากการค้นหา ความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วย อัลกอริทึมเอพริออริ ซึ่งผลที่ได้ อาจจะมีรูปแบบการจัดกลุ่มข้อมูล โดยการรวมเข้ากัน ที่แตกต่างกัน โดยขึ้นอยู่กับความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นร่วมกันระหว่างข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ต่าง ๆ ดังนั้น จำนวนกลุ่มของ คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่จะนำมาเพิ่มในการทดลองนี้ จึงขึ้นอยู่กับผลลัพธ์ที่ได้มาจากการค้นหาความสัมพันธ์ระหว่าง ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริ โดยมีการกำหนดเงื่อนไขของสิ่ง ต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องหรือสภาพแวดล้อมของการทดลองนี้ ดังต่อไปนี้

ก) ชุดข้อมูล (Dataset)เป็นชุดข้อมูลที่นำมาใช้ในการทดลองนี้ เป็นข้อมูลชุดเดียวกันกับที่ใช้ในการทดลอง A แต่ในการศึกษาทดลอง B จะมีการ

ปรับเปลี่ยนและเพิ่มจำนวน ของแอททริบิวต์นำเข้า ในลักษณะต่างๆ เพื่อค้นหารูปแบบของการ สร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลที่ให้ประสิทธิภาพการทำงานได้ดีที่สุด

สำหรับรูปแบบของการจัด กลุ่ม ข้อมูล คุณ ลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (LOs Characteristics Grouping) ที่นำมาใช้ในการทดลองนี้ เป็น ผลลัพธ์ที่ได้มาจากการค้นหาความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริ ตามที่กล่าวรายละเอียดมาแล้วในบทที่ 3 หัวข้อที่ 3.1.2 ขั้นตอนการ ออกแบบและพัฒนาตัวแบบ จากผลลัพธ์ที่ได้ ในตารางที่ 3.5 ทำให้สามารถจัดกลุ่มข้อมูล ตาม ความสัมพันธ์ ที่เกิดขึ้น และสร้างเป็นคุณลักษณะใหม่ (New Feature) จำนวน 6 คุณลักษณะ ดัง รายละเอียดต่อไปนี้

เซตข้อมูล A หมายถึง เซตของข้อมูล ความสัมพันธ์ ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ 3 คุณลักษณะ ได้แก่ สรุปเนื้อหา (Summary) สาธิต/แสดงเป็นตัวอย่าง (Demo) และข้อเท็จจริง (Fact)

$$\text{กำหนดให้เซต } A = \{A^2, A^3\}$$

$$\text{โดยที่ } A^2 = \{\text{Summary, Demo}\}$$

$$A^3 = \{\text{Summary, Fact, Demo}\}$$

เซตข้อมูล B หมายถึง เซตของข้อมูล ความสัมพันธ์ ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ 3 คุณลักษณะ ได้แก่ สรุปเนื้อหา (Summary) ตัวอย่าง (Example) และภาพจำลองเหตุการณ์หรือสถานการณ์ (Simulation)

$$\text{กำหนดให้เซต } B = \{B^2, B^3\}$$

$$\text{โดยที่ } B^2 = \{\text{Summary, Example}\}$$

$$B^3 = \{\text{Simulation, Summary, Example}\}$$

เซตข้อมูล C หมายถึง เซตของข้อมูล ความสัมพันธ์ ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ 3 คุณลักษณะ ได้แก่ แบบฝึกหัด (Exercise) เวลาที่ใช้ในการเรียนรู้ (Time) และการอธิบายคร่าว ๆ (Overview)

$$\text{กำหนดให้เซต } C = \{C^2, C^3\}$$

$$\text{โดยที่ } C^2 = \{\text{Exercise, Time}\}$$

$$C^3 = \{\text{Overview, Exercise, Time}\}$$

คุณลักษณะใหม่ (New Feature) ดังกล่าวข้างต้น จะถูกนำไปใช้ในการออกแบบการทดลองและกำหนดเงื่อนไขต่างๆ ที่เกี่ยวข้อง ซึ่งจะขออธิบายรายละเอียดดังกล่าวควบคู่กับการนำเสนอผลการทดลองที่ได้ในลำดับถัดไป

ข) กระบวนการสร้าง ตัวแบบจำแนกข้อมูล (Classification Model) มีการกำหนดเงื่อนไขและรายละเอียดต่างๆ ที่เกี่ยวข้องกับสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล ดังต่อไปนี้

- การสร้าง ตัวแบบจำแนกข้อมูล ของการศึกษา
ทดลองนี้ จะกำหนดให้ แอททริบิวต์ที่เกี่ยวข้องกับข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เป็นแอททริบิวต์นำเข้า โดยมีตัวจำแนกคือ แอททริบิวต์ที่เกี่ยวข้องกับข้อมูลคุณลักษณะส่วนบุคคล
- อัลกอริทึมที่นำมาทดสอบประสิทธิภาพการ
สร้างตัวแบบของการทดลอง B ประกอบด้วย 3 อัลกอริทึม ได้แก่ อัลกอริทึม J48 อัลกอริทึม Random Tree หรือ RT และอัลกอริทึม Random Forest Tree หรือ RFT
- การประเมินและวัดประสิทธิภาพของตัวแบบ
สำหรับการทดลองนี้ ใช้วิธีการแบ่งเมทริกซ์ข้อมูลทั้งหมดออกเป็น 2 ส่วนคือ ชุดข้อมูลฝึกหัดและชุดข้อมูลทดสอบ ในสัดส่วน 70/30 ตามลำดับ สำหรับการทดลองครั้งนี้ จะทำการสุ่มข้อมูลและแบ่งข้อมูลออกเป็น 2 ครั้ง มีจำนวน 2 ชุดทดสอบ เพื่อนำข้อมูลไปสร้างและทดสอบตัวแบบ โดย แบ่งออกเป็น ชุดทดสอบที่ 1 (Case 1) และชุดทดสอบที่ 2 (Case 2) ซึ่งแต่ละชุดทดสอบ จะหมายถึงการสุ่มข้อมูลและแบ่งข้อมูลออกตามสัดส่วนข้างต้นเพื่อนำไปสร้างและทดสอบตัวแบบ ทั้งนี้เพื่อเป็นการตรวจสอบและยืนยันความน่าเชื่อถือของ ค่าความถูกต้อง ที่ได้จากการประเมินผลตามแนวคิดของการศึกษาทดลองนี้ โดยพิจารณาจากผลที่ได้จากทั้งสองกรณีข้างต้น

3.2.3) การพัฒนาตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตาม

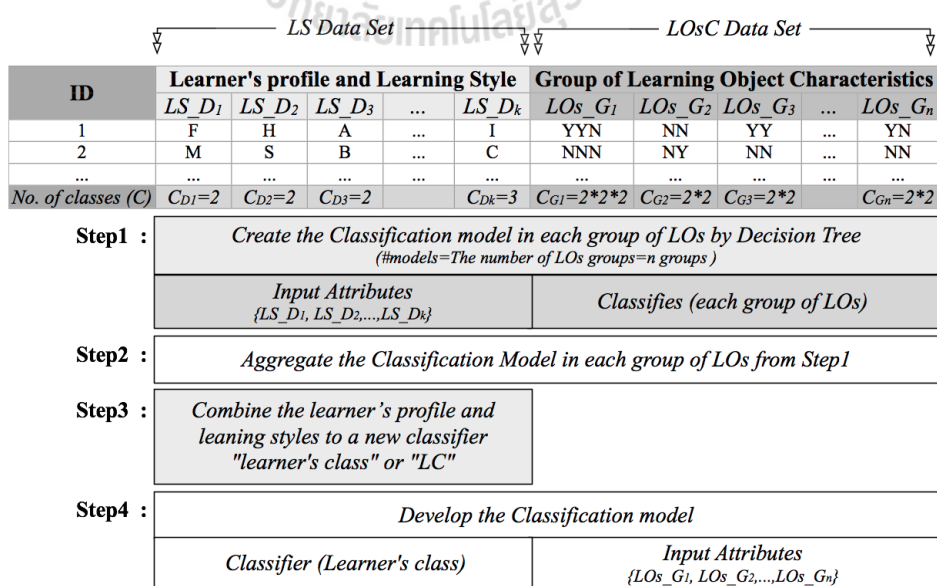
คุณลักษณะรายบุคคล โดยการรวมเข้ากันของคุณลักษณะรายบุคคล (Individual Characteristics Combination)

การทดลอง C (Experimental C) เป็นการศึกษาทดลอง เพื่อพัฒนาตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลโดยมุ่งเน้นที่การนำเสนอขั้นตอนวิธีสร้างตัวแบบโดยการนำกฎของต้นไม้ตัดสินใจไปประยุกต์ใช้งาน ในรูปแบบ ของการสร้างเป็นตัวแบบเพื่อการทำนาย (Predictive model) ทำให้สามารถแนะนำ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ตามคุณลักษณะรายบุคคลได้ ซึ่งในการศึกษาทดลองนี้ มีการกำหนดเงื่อนไขของสิ่งต่างๆ ที่เกี่ยวข้อง หรือสภาพแวดล้อมของการทดลองนี้ ดังต่อไปนี้

ก) ชุดข้อมูล (Dataset) เป็นชุดข้อมูลที่นำมาใช้ในการทดลองนี้ ซึ่งเป็นชุดข้อมูลเดียวกันกับที่ใช้ในการทดลองทั้งสองก่อนหน้านี ซึ่งประกอบด้วย กลุ่มของแอททริบิวท์ ที่เกี่ยวข้องกับข้อมูล คุณลักษณะ รายบุคคล จำนวน 4 แอททริบิวท์ ได้แก่ เพศ (Gender) ระดับการศึกษา (Grade Level) ลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ (Science Favorite) และรูปแบบ การเรียนรู้ (Learning Styles) และกลุ่มของแอททริบิวท์ที่เป็นข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ซึ่งเป็นผลที่ได้มาจากการคัดเลือกลักษณะและจัดกลุ่มข้อมูล ทำให้ได้กลุ่มของ ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์จำนวนทั้งสิ้น 8 คุณลักษณะประกอบด้วย

LOs_G1 = {Video, Animation, Graphic, Simulation} LOs_G2 = {Overview, Chapter, Summary} LOs_G3 = {Fact, Process, Procedure, Demo} LOs_G4 = {Example, Exercise, Description} LOs_G5 = {Time, Sound, Place, Motivation, Assignment} LOs_G6 = {Summary, Fact, Demo} LOs_G7 = {Simulation, Summary, Example} และ LOs_G8 = {Overview, Exercise, Time}

ข) กระบวนการสร้างตัวแบบการแนะนำ (Recommendation Model) มีการกำหนดเงื่อนไขและรายละเอียดต่างๆ ที่เกี่ยวข้องกับสร้างตัวแบบการแนะนำ ซึ่งในการสร้างตัวแบบการแนะนำของการศึกษาทดลองนี้ เป็นไปตามขั้นตอนของการพัฒนาตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยการรวมกลุ่มตัวแบบจำแนก ข้อมูลและการจัดกลุ่มข้อมูลผู้ใช้ (Classification Model Aggregated and Personalized grouping) ซึ่งแบ่งขั้นตอนการพัฒนาตัวแบบออกเป็น 4 ขั้นตอน ดังรูปที่ 3.13 โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้



รูปที่ 3.13 ขั้นตอนการพัฒนาตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยการรวมเข้ากันของคุณลักษณะรายบุคคล

ขั้นตอนที่ 1: การสร้างตัวแบบ จำแนก ข้อมูล สำหรับแต่ละกลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ด้วยเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจซึ่งใช้กระบวนการสร้างต้นไม้ตัดสินใจที่แตกต่างกับการทดลอง A และ B โดยการศึกษาทดลอง C จะใช้ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล จำนวน 4แอททริบิวท์ ได้แก่ เพศ (Gender) ระดับการศึกษา (Grade Level) ลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ (Science Favorite) และรูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles) เป็นแอททริบิวท์นำเข้า (Input Attributes) และใช้ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่มีการจัดกลุ่มแล้วซึ่งได้มาจากผลการศึกษาดทดลอง A และ B เป็นตัวจำแนก (Classifier) ซึ่งจะทำให้มีจำนวนกลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ทั้งหมด n กลุ่ม ดังนั้น จำนวนของ ตัวแบบจำแนกข้อมูล (Classification Model) ที่ได้จากขั้นตอนนี้ จะมีจำนวนเท่ากับ n

ขั้นตอนที่ 2: การรวมตัวแบบจำแนกข้อมูลเป็นการรวมตัวแบบจำแนกข้อมูลที่ได้มาจากขั้นตอนที่ 1 ซึ่งมีจำนวนของตัวแบบจำแนกข้อมูลเท่ากับ n ให้เป็นตัวแบบเดี่ยว (Single model) ที่ประกอบด้วยกฎการจำแนก (Classification Rules) ที่เป็นผลลัพธ์ที่ได้มาจากขั้นตอนการสร้างต้นไม้ตัดสินใจเท่ากันหมดโดยสามารถคำนวณได้จากผลคูณของจำนวนกลุ่ม (Classes) ของทุกแอททริบิวท์นำเข้า จึงมีค่าเท่ากับ $C_{D1} * C_{D2} * C_{D3} * \dots * C_{Dk}$ ดังนั้น ถ้ากำหนดให้ $C = \{C_{D1}, C_{D2}, \dots, C_{Dk}\}$ โดยที่เซต C หมายถึงเซตการรวมกันของเซตย่อยของค่าข้อมูลแอททริบิวท์นำเข้า ทั้งหมดก็จะได้ว่า เซต C ของการทดลองนี้ คือ เซตการรวมกันของค่าของข้อมูล 4แอททริบิวท์นำเข้า ได้แก่ (1) เพศ (Gender) ซึ่งประกอบด้วย 2 ค่าหรือ $C_{D1} = \{\text{Female, Male}\}$ (2) ระดับการศึกษา (Grade Level) ซึ่งประกอบด้วย 2 ค่า หรือ $C_{D2} = \{\text{High, Second}\}$ (3) ลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ (Science Favorite) ซึ่งประกอบด้วย 2 ค่า หรือ $C_{D3} = \{\text{Favour, Disfavour}\}$ และ (4) รูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles)ซึ่งประกอบด้วย 3 ค่า $C_{D4} = \{\text{Participant, Collaborative, Independent}\}$ ทำให้ได้ข้อสรุปว่าผลรวมของตัวแบบจำแนกข้อมูล ของขั้นตอนนี้ จะประกอบด้วยจำนวนกฎการจำแนก สำหรับนำไปใช้สร้างตัวแบบเพื่อการทำนาย (Predictive model) จำนวนทั้งสิ้น 24 ค่า ($2 * 2 * 2 * 3 = 24$)

ขั้นตอนที่ 3: การรวมเข้ากันของคุณลักษณะรายบุคคล สำหรับใช้เป็นตัวจำแนก เป็นการรวมเข้ากัน (Combination) ของ ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลเพื่อสร้างเป็นแอททริบิวท์ใหม่ที่เรียกว่า “กลุ่มผู้เรียน” (Learner’s classes: LC) โดยจะใช้เป็นตัวจำแนก ของตัวแบบเพื่อการทำนาย สำหรับค่าของ LC ของการทดลองนี้ ได้มาจากการรวมเข้ากัน (Combination) ของ 4 แอททริบิวท์ได้แก่ ข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้ มีจำนวน 3 ค่า (P, C, I)

ข้อมูลเพศมีจำนวน 2 ค่า (F, M) ข้อมูลระดับการศึกษา มีจำนวน 2 ค่า (H, S) และข้อมูล ลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ มีจำนวน 2 ค่า (F, D) ดังนั้น จำนวนค่าที่เป็นไปได้ทั้งหมดของ LC เท่ากับ $2*2*2*3 = 24$ รูปแบบ หรือ $LC = \{PMSF, PMSD, PMHF, \dots, IFHD\}$

ขั้นตอนที่ 4: การสร้าง ตัวแบบเพื่อการทำนาย เป็นขั้นตอนของการนำตัวแบบไปใช้เพื่อการทำนาย (Prediction) โดยการนำผลลัพธ์ที่ได้จากขั้นตอนที่ 2 และขั้นตอนที่ 3 ของการทดลองนี้ซึ่งเป็นเซตที่มีจำนวนเท่ากัน มาทำการจับคู่ความสัมพันธ์ (Relation Matching) ระหว่างเซตข้อมูลที่มีค่าตรงกัน เพื่อสร้างเป็นตัวแบบเพื่อการทำนาย (Predictive Model) โดยใช้ข้อมูลกลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เป็น แอททริบิวต์นำเข้าและข้อมูล “กลุ่มผู้เรียน” เป็นตัวจำแนก

ค) การประเมินและวัดประสิทธิภาพของตัวแบบข้อมูล

สำหรับการทดลองนี้ ใช้วิธีการ แบ่งเมตริกซ์ข้อมูลทั้งหมดออกเป็น 2 ส่วนคือ ชุดข้อมูลฝึกหัดและชุดข้อมูลทดสอบ ในสัดส่วน 70/30 ตามลำดับ เช่นเดียวกับการทดลอง B แต่สำหรับการทดลองนี้จะทำการสุ่มข้อมูลและแบ่งข้อมูลเพิ่มขึ้นเป็น 3 ครั้ง ทำให้มีจำนวน 3 ชุดทดสอบ สำหรับนำไปใช้ในการตรวจสอบและยืนยันความน่าเชื่อถือของ ค่าความถูกต้อง ของผลที่ได้จากการสร้างและทดสอบตัวแบบ สำหรับในส่วนของ การวิเคราะห์และวัดประสิทธิภาพการทำนายของตัวแบบของการศึกษาทดลองนี้ซึ่งอัลกอริทึมที่นำมาทดสอบประสิทธิภาพการสร้างตัวแบบของการทดลอง C คือ อัลกอริทึม J48 จากนั้นจะต้องนำผลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลต่าง ๆ ที่ได้ไปทำการประเมินผลตัวแบบ จะใช้วิธีการพัฒนาโปรแกรมประยุกต์ด้วย ภาษาไพทอน (Python Programming Language) เพื่อวิเคราะห์และคำนวณค่าต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้อง ดังรูปที่ 3.14

```

def get_match_model2():
    models = []
    with open('02_model_pattern2.csv', 'r') as f:
        reader = csv.reader(f)
        reader.next()
        reader.next()
        for r in reader:
            x = {'model_name': r[0],
                'A': r[5], 'B': r[6], 'C': r[7],
                'D': r[8], 'E': r[9], 'F': r[10],
                'G': r[11], 'H': r[12], 'I': r[13]}
            models.append(x)
        # print r[0]
    return models

def get_lo_info():
    lo_info = []
    with open('03_lo_data_Case1_Perth.csv', 'r') as f:
        reader = csv.reader(f)
        reader.next()
        for r in reader:
            t = {
                'lo_id': r[0],
                'A': '%s%s%s' % (r[2], r[3], r[6], r[7]),
                'B': '%s%s%s' % (r[10], r[12], r[13]),
                'C': '%s%s%s' % (r[15], r[17], r[18], r[19]),
                'D': '%s%s%s' % (r[21], r[22], r[24]),
                'E': '%s%s%s%s' % (r[27], r[29], r[30], r[31], r[33])
                'F': '%s%s%s' % (r[13], r[15], r[19]),
                'G': '%s%s%s' % (r[7], r[13], r[21]),
                'H': '%s%s%s' % (r[10], r[22], r[27]),
                'I': '%s%s' % (r[22], r[27]),
            }
            lo_info.append(t)
    return lo_info

def matching(model, lo):
    result = []
    for x in 'ABCDEFGH':
        if model[x] == lo[x]:
            result.append(x)
    return result

def ranking_dict():
    ranking = []
    for x in range(1, 9):
        ranking.append({'name': '%s' % x, 'lo': set(), 'rel': []})
    return ranking

def get_predefined_lo_to_models():
    predefined = {}
    with open('03_lo_data_Case1_Perth.csv', 'r') as f:
        reader = csv.reader(f)
        reader.next()
        for l in reader:
            if l[1] in predefined:
                predefined[l[1]].append(l[0])
            else:
                predefined[l[1]] = [l[0]]
    return predefined

los = get_lo_info()
models = get_match_model2()
predefined = get_predefined_lo_to_models()

# Function calculate weight
weight_lo = get_weight_info()
# print weight_lo[5]

# Fuction Models2
models2 = get_match_model2()
m2 = 0 #key index array in models2

```

รูปที่ 3.14 ตัวอย่างของซอร์สโค้ด (Source Code) ที่พัฒนาขึ้นด้วยภาษาไพทอน

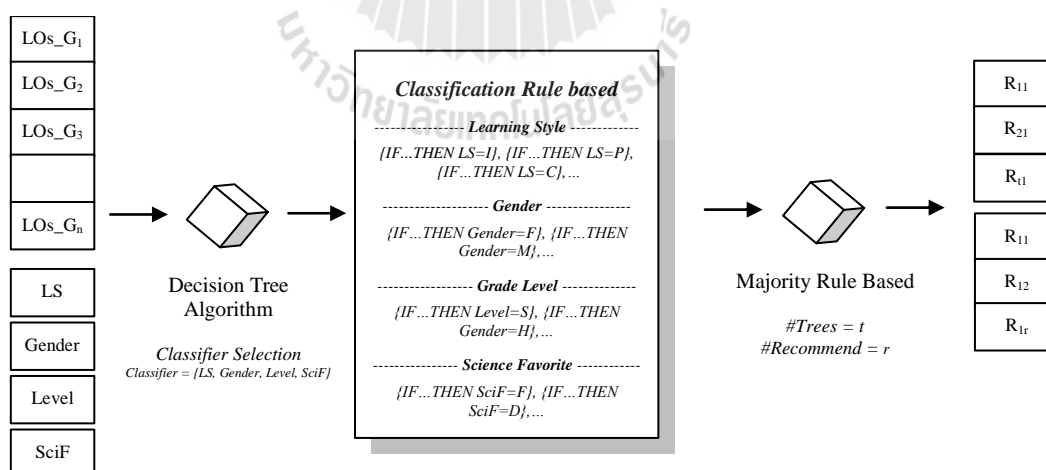
3.2.4) การพัฒนาตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตาม

คุณลักษณะรายบุคคล โดยการใช้กฎส่วนใหญ่ (Majority Rule Based)

การทดลอง D (Experimental D) เป็นการศึกษาทดลอง เพื่อพัฒนาตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล มุ่งเน้นที่การนำเสนอ ขั้นตอนวิธีสร้างตัวแบบโดยการใช้กฎส่วนใหญ่ (Majority Rule Based) ที่มีการกำหนดเงื่อนไขของ สิ่งต่างๆ ที่เกี่ยวข้องหรือสภาพแวดล้อมของการทดลองนี้ ดังต่อไปนี้

ก) ชุดข้อมูล (Dataset) เป็นชุดข้อมูลที่นำมาใช้ในการ ทดลองนี้ ซึ่งเป็นชุดข้อมูลเดียวกันกับที่ใช้ในการทดลอง C ซึ่งประกอบด้วย กลุ่มของ แอททริบิวท์ ที่เกี่ยวข้องกับข้อมูลคุณลักษณะส่วนบุคคล จำนวน 4 แอททริบิวท์หรือคุณลักษณะ และ กลุ่มของแอททริบิวท์ที่เกี่ยวข้องกับข้อมูล คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เฉพาะที่มีการจัดกลุ่มแล้ว (Grouped) จำนวน 8 แอททริบิวท์หรือคุณลักษณะ

ข) กระบวนการสร้าง ตัวแบบการแนะนำ (Recommendation Model) มีการกำหนดเงื่อนไขและรายละเอียดต่างๆ ที่เกี่ยวข้องกับสร้างตัวแบบการแนะนำ ดังต่อไปนี้



รูปที่ 3.15 ขั้นตอนการพัฒนาตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยการใช้กฎส่วนใหญ่

(Majority Rule)

- การสร้าง ตัวแบบการแนะนำ ของการศึกษา
 ทดลองนี้ เป็นการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล (Classification Model) โดยใช้เอทริบิวต์นำเข้าคือ
 กลุ่มของข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ จำนวน 8 เอทริบิวต์ โดยมีตัวจำแนกคือ
 ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล จำนวน 4 เอทริบิวต์ ได้แก่ เพศระดับการศึกษาลักษณะความชอบ
 วิชาวิทยาศาสตร์และรูปแบบการเรียนรู้ ทำให้ได้เซตของกฎการจำแนก (Classification Rules Sets)
 จำนวน 4 เซต จากนั้น ทำการจับคู่ (Matching) ความสัมพันธ์ระหว่าง เซตของกฎการจำแนก ที่มี
 เงื่อนไขการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่เหมือนกันหรือตรงกันจากต้นไม้
 ตัดสินใจแต่ละต้น (Trees) ใช้หลักการของกฎส่วนใหญ่ (Majority Rule) กำหนดหลักเกณฑ์เพื่อ
 คัดเลือกกฎจาก 2 ค่าคือ (1) เกณฑ์จำนวนต้นไม้ (Trees: t) ของไม้ตัดสินใจที่ปรากฏ และ (2) เกณฑ์
 จำนวนของตัวแนะนำ (Recommender) ที่ต้องการ เพื่อนำผลลัพธ์ที่ได้ไปสร้างเป็น ตัวแบบการ
 แนะนำตามคุณลักษณะรายบุคคล โดยมีขั้นตอนการพัฒนาตัวแบบแนะนำ ดังรูปที่ 3.15

ผลลัพธ์ที่ได้จากเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจคือเซต
 ของกฎการจำแนก (Classification Rulesets) ของ ต้นไม้ตัดสินใจ แต่ละต้น (Tree) หรือตาม
 คุณลักษณะรายบุคคล ซึ่งจะมีจำนวนทั้งสิ้น 4 เซต คือ (1) เซตของกฎการจำแนกตามเพศ (2) เซตของ
 กฎการจำแนกตามระดับการศึกษา (3) เซตของกฎการจำแนกตาม ลักษณะ ความชอบวิชา
 วิทยาศาสตร์ และ (4) เซตของกฎการจำแนกตามรูปแบบการเรียนรู้ ตามตัวอย่างของเซตของกฎการ
 จำแนกที่ได้จากต้นไม้ตัดสินใจแต่ละเซต ดังรูปที่ 3.16

<p>----- Classification Rules: Learning Style -----</p> <p>IF LOs_G1 = YYYY and LOs_G2 = NNN THEN LS = I</p> <p>IF LOs_G1 = YYYY and LOs_G2 = NYN THEN LS = C</p> <p>IF LOs_G2 = YNY and LOs_G3 = YNNN THEN LS = C</p> <p>...</p>	<p>----- Classification Rules: Grade Level -----</p> <p>IF LOs_G1 = YYYY and LOs_G2 = NNN THEN Level = S</p> <p>IF LOs_G1 = YYYY and LOs_G2 = NYN THEN Level = H</p> <p>IF LOs_G3 = YNY and LOs_G4 = YNN THEN Level = S</p> <p>...</p>
<p>----- Classification Rules: Gender -----</p> <p>IF LOs_G1 = YYYY and LOs_G2 = NNN THEN Gender = F</p> <p>IF LOs_G2 = YYY and LOs_G4 = YYY THEN Gender = F</p> <p>IF LOs_G2 = YNY and LOs_G3 = YNNN THEN Gender = M</p> <p>...</p>	<p>----- Classification Rules: Science Favorite -----</p> <p>IF LOs_G1 = YYYY and LOs_G2 = NNN THEN SciF = D</p> <p>IF LOs_G1 = YYYY and LOs_G2 = NYN THEN SciF = D</p> <p>IF LOs_G2 = YNY and LOs_G3 = YNNN THEN SciF = F</p> <p>...</p>

รูปที่ 3.16 ตัวอย่างของเซตของกฎการจำแนก (Classification Rulesets)

ดังนั้น ถ้าต้องการสร้างกฎการแนะนำ ให้สามารถ
 แนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ได้ครอบคลุมข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลของผู้ใช้ได้ครบทั้งหมดนั้น

จะต้องใช้กฎการจำแนกที่ได้จากตัวแบบจำแนกข้อมูลทั้ง 4 เขตซึ่งพบว่ามีจำนวนของผลลัพธ์ที่เป็นกฎการจำแนกหรือเงื่อนไขการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของแต่ละตัวแบบจำแนกข้อมูลเป็นจำนวนมากและมีความหลากหลาย แต่ถ้าพิจารณาจากเงื่อนไขการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่เหมือนกันหรือตรงกันจากแต่ละตัวแบบจำแนกข้อมูลหรือ ต้นไม้ตัดสินใจ แต่ละต้น (Trees) จะพบว่า มีโอกาสที่จะเกิดเหตุการณ์ร่วมกันหรือมีเงื่อนไขที่ตรงกันระหว่างการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่มาจากเขตของกฎการจำแนกคนละเขต จากรูปที่ 3.16 จะเห็นได้ว่า ถ้าข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลของผู้ใช้ คือ ผู้ใช้ที่มีรูปแบบการเรียนรู้เป็นแบบอิสระ (Independent: I) เพศหญิง (Female: F) กำลังศึกษาอยู่ในระดับมัธยมศึกษาตอนต้น (Secondary School: S) และไม่ชอบเรียนวิชาวิทยาศาสตร์ (Disfavored: D) ซึ่งเป็นกฎการจำแนกหรือเงื่อนไขการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่มีลักษณะเหมือนกันหรือตรงกันทั้งหมดจากต้นไม้ตัดสินใจทั้ง 4 ต้น (Trees)

เมื่อนำหลักการของ กฎส่วนใหญ่ (Majority Rule Based) หรือแปลว่าการถือเสียงข้างมากเป็นเกณฑ์ ในการเลือกกฎการจำแนกสำหรับนำไปสร้างตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ซึ่งจะพิจารณาจากข้อมูลที่ปรากฏบ่อย ๆ ของเงื่อนไขการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่เหมือนกันหรือตรงกันจากเขตของกฎการจำแนกทั้ง 4 เขตที่ได้จากแต่ละตัวแบบจำแนกข้อมูลหรือต้นไม้ตัดสินใจแต่ละต้นตามหลักการของ กฎส่วนใหญ่ มาใช้งานนั้น นอกจากจะได้กฎการจำแนกที่มีลักษณะสำคัญและมีความเหมาะสมสำหรับนำไปสร้างชุดของกฎการแนะนำให้กับผู้ใช้ตามคุณลักษณะรายบุคคลแล้ว ยังมีประโยชน์ในด้านการคัดกรองข้อมูลและลดเวลาประมวลผลข้อมูลด้วยโดยเกณฑ์ที่นำมาใช้ในการคัดเลือกกฎการจำแนกมี 2 เกณฑ์ ดังนี้

(1) เกณฑ์จำนวนต้น (Trees: t) หมายถึง เงื่อนไขของจำนวนต้นที่มีการปรากฏของกฎการจำแนกที่มีเงื่อนไขการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่ง อ็อบเจกต์ที่เหมือนกันหรือตรงกัน โดยกำหนดเกณฑ์จำนวนต้น $t = \{“4Ts”, “3Ts”, “2Ts”, “1Ts”\}$ โดยที่ ค่า “4Ts” หมายถึง กฎการจำแนกที่ปรากฏเงื่อนไขการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตรงกันทั้ง 4 ต้น ค่า “3Ts” หมายถึง กฎการจำแนกที่ปรากฏเงื่อนไขการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์อย่างน้อย 3 ต้น ค่า “2Ts” หมายถึง กฎการจำแนกที่ปรากฏเงื่อนไขการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์อย่างน้อย 2 ต้นและค่า “Ts” หมายถึง กฎการจำแนกที่ปรากฏเงื่อนไขการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์อย่างน้อย 1 ต้น

(2) เกณฑ์จำนวนของตัวแนะนำ (Recommender: r) หมายถึง เงื่อนไขของจำนวนตัวแนะนำที่ต้องการนำไปใช้สร้างกฎการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

ตามคุณลักษณะรายบุคคล ซึ่งกำหนดให้ $r = \{1, 2, 3, \dots, 20\}$ เนื่องด้วยการพัฒนาตัวแบบการแนะนำข้อมูลด้วยเทคนิคซึ่งอาศัยแบบจำลอง (Model-based Techniques) นั้นถ้ามีการใช้จำนวนของตัวแนะนำ(Recommender)ที่มีปริมาณมากเกินไป อาจส่งผลให้ต้องใช้เวลาในการประมวลนานเกินความจำเป็น ดังนั้น จึงต้องมีการกำหนดเกณฑ์ จำนวนของตัวแนะนำ เพื่อนำไปใช้ในการศึกษาทดลองและเปรียบเทียบประสิทธิภาพของการใช้กฎการแนะนำภายใต้หลักเกณฑ์ดังกล่าวข้างต้น ว่าควรกำหนดจำนวนของตัวแนะนำเท่ากับเท่าใด ที่สามารถทำให้ผลการวัดประสิทธิภาพที่มีค่าอยู่ในเกณฑ์ที่เหมาะสมและสามารถยอมรับได้

ค) การประเมินและวัดประสิทธิภาพของตัวแบบ

สำหรับการทดลองนี้ ใช้วิธีการ แบ่งเมทริกซ์ข้อมูลทั้งหมดออกเป็น 2 ส่วนคือ ชุดข้อมูลฝึกหัดและชุดข้อมูลทดสอบในสัดส่วน 70/30 ตามลำดับ เช่นเดียวกับการทดลอง B เนื่องจากการศึกษาทดลองครั้งนี้ใช้วิธีการเลือกกฎการจำแนกบางส่วนมาใช้สร้างเป็นตัวแบบการแนะนำ ดังนั้น ในส่วนของการประเมินผลและวัดประสิทธิภาพของตัวแบบของการทดลองนี้ จะใช้การวัดจาก ค่าความระลึก (Recall) ซึ่งเป็นค่าที่แสดงให้เห็นถึงความครบถ้วนของข้อมูลที่ได้จากการสืบค้น ของตัวแบบ ซึ่งอัลกอริทึมที่นำมาทดสอบประสิทธิภาพการสร้างตัวแบบของการทดลอง C คือ อัลกอริทึม J48และสำหรับวิธีการคำนวณค่าต่าง ๆ ของการประเมินผลและวัดประสิทธิภาพการทำนายของตัวแบบการแนะนำนั้น จะขออธิบายรายละเอียดในหัวข้อที่ 3.1.3 การประเมินผลทั้งหมดที่เกี่ยวข้องในงานวิจัยนี้

3.2.1.3 มอดูลการสืบค้นเรียนรู้เชิงออบเจกต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคล

การพัฒนาโมดูลการสืบค้นเรียนรู้เชิงออบเจกต์เชิงความหมาย ตามลักษณะส่วนบุคคลเป็นกระบวนการค้นหาเรียนรู้เชิงออบเจกต์ที่มีการพิจารณาว่าเรียนรู้เชิงออบเจกต์ที่ต้องการค้นหานั้น มีความสัมพันธ์เกิดขึ้นร่วมกันกับ คำสำคัญหรือ คำค้น (Keywords) หรือไม่ โดยการนำคำค้นจากผู้เข้าไปกำหนดกลุ่มคำสำคัญอื่น ๆ ที่เกี่ยวข้องเชิงความหมายกับคำค้นดังกล่าว จากนั้นนำกลุ่มคำสำคัญที่ได้ไปทำการจับคู่ (Matching) กับเรียนรู้เชิงออบเจกต์ที่อยู่ในฐานความรู้เรียนรู้เชิงออบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำ (Recommendation Rules) แล้วนำผลลัพธ์ที่ได้ไปจัดอันดับ (Ranking) และแสดงผลการสืบค้นเรียนรู้เชิงออบเจกต์ให้กับผู้ใช้โดยแบ่งขั้นตอนการพัฒนาโมดูลออกเป็น 2 ส่วนหลักคือ ส่วนของการทำดัชนีและการจับคู่ระหว่างคำค้นกับเรียนรู้เชิงออบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำและส่วนของการจัดอันดับผลการสืบค้นเรียนรู้เชิงออบเจกต์ โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

- 1) การทำดัชนีและ การจับคู่ระหว่างคำค้น กับเรียนรู้เชิงออบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำ

หลังจากที่ผู้ใช้ลงทะเบียนและใส่คำค้นที่ต้องการเข้าสู่ระบบจะแบ่งกระบวนการทำงานออกเป็นสองขั้นตอนคือ ขั้นตอนการ ทำดัชนีระหว่างคำค้นกับกลุ่มของคำที่มีความสัมพันธ์เชิงความหมายในคลังคำศัพท์และขั้นตอนการจับคู่ระหว่างคำค้นกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำโดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

1.1) การ ทำดัชนี ระหว่างคำค้นกับกลุ่มของคำที่มีความสัมพันธ์เชิงความหมายในคลังคำศัพท์ กระบวนการทำงานของขั้นตอนนี้ เริ่มจากการที่ผู้ใช้ใส่คำค้นที่ต้องการเข้าสู่ระบบ ข้อมูลคำค้นจะถูกนำไปค้นหาคำและกลุ่มของคำสำคัญอื่น ๆ ที่มีความสัมพันธ์เชิงความหมายกับคำค้นในคลังคำศัพท์ซึ่งคำศัพท์ทั้งหมดในคลังคำได้มีการ ทำดัชนีแบบกำหนดค่าน้ำหนักด้วยเทคนิคการจัดลำดับด้วยวิธีหาผลรวม (Rank Sum) ทำให้ทุกตำแหน่งของคำศัพท์ตามโครงสร้างสคอส (SKOS) มีค่าน้ำหนักที่แตกต่างกันเมื่อใช้คำค้นที่แตกต่างกัน เนื่องจากแต่ละคำศัพท์จะมีความสัมพันธ์กับคำค้นที่แตกต่างกันด้วย ดังนั้น ผลลัพธ์ที่ได้จากขั้นตอนนี้คือ รายการและค่าน้ำหนักของทุก ๆ คำสำคัญที่เกี่ยวข้องกับคำค้น เพื่อนำไปใช้ในขั้นตอนต่อไป

1.2) การจับคู่ระหว่างคำค้นกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำกระบวนการทำงานของขั้นตอนนี้ เริ่มจากการที่ผู้ใช้ลงทะเบียนและใส่ข้อมูลของแต่ละบุคคลเข้าสู่ระบบแล้ว ซึ่งประกอบด้วย ข้อมูล รูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles) ข้อมูล เพศ (Gender) ข้อมูลระดับการศึกษา (Grade Level) และข้อมูลลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ (Science Favorite) ซึ่งเป็นข้อมูลที่จะถูกนำไปใช้สำหรับกำหนดเงื่อนไขเพื่อคัดเลือก กฎการแนะนำ (Classification Rules) ที่ได้มาจากขั้นตอนการพัฒนาโมดูล การแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลจากนั้นนำชุดของกฎการแนะนำที่เกี่ยวข้องกับข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลไปทำการสืบค้นข้อมูล ในฐานความรู้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ทำให้ได้ผลลัพธ์เป็นรายการของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล จากนั้นจะเข้าสู่กระบวนการจับคู่ (Matching) ระหว่างรายการของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ตามคุณลักษณะรายบุคคลและรายการกลุ่มของคำศัพท์ทั้งหมดที่เกี่ยวข้องกับคำค้น เพื่อทำการตรวจสอบว่าแต่ละเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์นั้น มีจำนวนและความถี่ของคำศัพท์ควมคุมต่าง ๆ ที่มีความสัมพันธ์เชิงความหมายกับคำค้นปรากฏอยู่หรือไม่ ดังนั้น ผลลัพธ์ที่ได้จากขั้นตอนนี้คือรายการของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ตามคุณลักษณะรายบุคคลเฉพาะที่เกี่ยวข้องเชิงความหมายกับคำค้น ที่มีการแสดงข้อมูลเป็น จำนวนและความถี่ของคำศัพท์ควมคุมต่าง ๆ ที่มีความสัมพันธ์เชิงความหมายกับคำค้นในแต่ละ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เพื่อนำไปใช้ในขั้นตอนการจัดอันดับผลการสืบค้น เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ต่อไป

2) การจัดอันดับผลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

การจัดอันดับผลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เป็นขั้นตอนการทำงาน เพื่อให้ระบบสามารถแสดง ผลการสืบค้น ได้ตรงกับความต้องการมากขึ้น สำหรับกระบวนการทำงานที่เกี่ยวข้องกับการจัดอันดับผลการสืบค้น เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ของงานวิจัยนี้ สามารถแบ่งออกเป็น 2 ส่วนหลักคือ ส่วนของการทำดัชนีแบบกำหนดค่าน้ำหนัก และส่วนของการจัด อันดับผลการสืบค้นตามค่าน้ำหนักรวมของแต่ละเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

2.1) การทำดัชนีแบบกำหนดค่าน้ำหนัก

การทำดัชนีแบบกำหนดค่าน้ำหนัก เป็นการให้ความสำคัญกับ คำค้นที่ปรากฏอยู่ในเอกสารหรือเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ โดยคำนึงถึงตำแหน่งของคำค้นและ คำต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับคำค้น ว่าอยู่ตำแหน่งใดในโครงสร้างการ จัดหมวดหมู่คำศัพท์ด้วย สคอสเพื่อนำผลลัพธ์ที่ได้ ไปใช้ประโยชน์ในการจัดอันดับการแสดงผลเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ โดยเกณฑ์ ที่นำมาใช้ในการ กำหนดค่าน้ำหนักของคำค้น จะพิจารณาจากตำแหน่งของคำต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับ คำค้นตามโครงสร้างการ จัดหมวดหมู่คำศัพท์ด้วย สคอส โดยใช้เทคนิคการจัดอันดับ (Ranking) เพื่อกำหนดลำดับความสำคัญให้กับคำต่าง ๆ ตามตำแหน่งของคำที่ปรากฏอยู่ใน โครงสร้างการ จัดหมวดหมู่คำศัพท์ด้วย สคอส โดยจะพิจารณาจากความสัมพันธ์ของคำใด ๆ กับคำค้น โดยมีเกณฑ์ การจัดอันดับความสำคัญดังต่อไปนี้

อันดับที่ 1 หมายถึง คำต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับคำค้นตามโครงสร้าง ของสคอสโดยที่คำนั้น ๆ เป็นคำที่มีความหมายตรงกันหรือมีความหมายเหมือนกับคำค้น (skos:prefLabel) หรือคำที่ใช้แทนคำค้น(skos:altLabel)

อันดับที่ 2 หมายถึง คำต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับคำค้นตาม โครงสร้าง ของสคอสโดยที่คำนั้น ๆ เป็นคำที่มีความหมายแคบกว่าคำค้น (skos:narrower)

อันดับที่ 3 หมายถึง คำต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับคำค้นตาม โครงสร้าง ของสคอสโดยที่คำนั้น ๆ เป็นคำที่มีความหมายกว้างกว่าคำค้น (skos:broader)

อันดับที่ 4 หมายถึง คำต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับคำค้นตาม โครงสร้าง ของสคอสโดยที่คำนั้น ๆ เป็นคำที่มีความเกี่ยวข้องกับคำค้น (skos:related)

ทั้งนี้จะทำการวิเคราะห์และกำหนดน้ำหนักให้กับแต่ละคำค้นว่า ในตามโครงสร้างของสคอสมีคำต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องได้แก่คำใดบ้าง จากนั้นนำมาคำนวณค่าน้ำหนัก โดยใช้เทคนิคการจัดลำดับด้วยวิธีหาผลรวม (Rank Sum) สามารถคำนวณได้ตามดังสมการที่ 3.1

$$\text{Rank Sum } (W_i) = \frac{n-r_j+1}{\sum(n-r_k+1)} \quad (3.1)$$

เมื่อ

W_i = ค่าน้ำหนักของคำใด ๆ

r_j = ลำดับความสำคัญของคำตามโครงสร้างของ SKOS

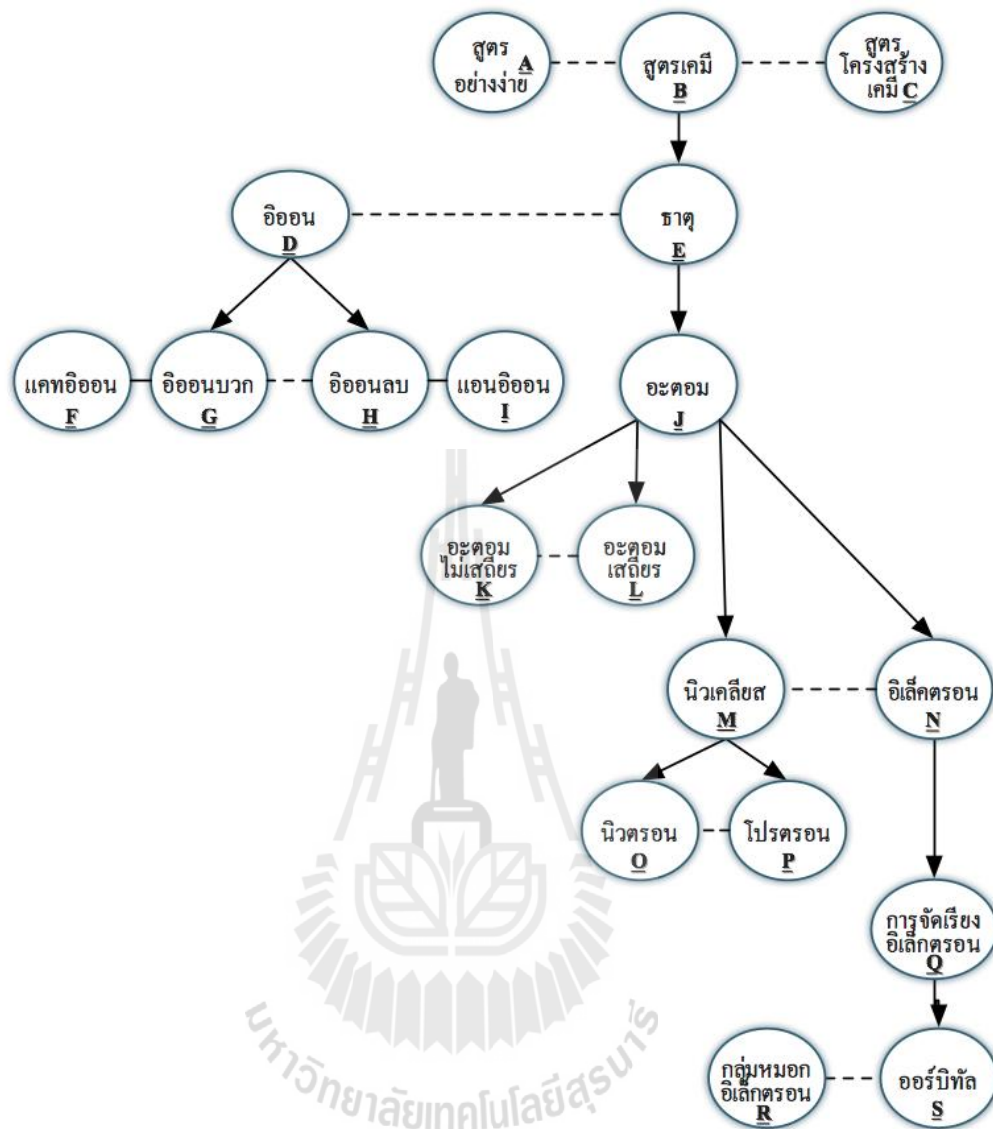
r_k = ผลรวมของค่าของเกณฑ์

n = จำนวนเกณฑ์ทั้งหมด

ผลลัพธ์ที่ได้จากขั้นตอนนี้จะทำให้ค่าน้ำหนักของคำต่าง ๆ ที่มีความสัมพันธ์เชิงความหมายกับคำอื่นใด ๆ ทั้งนี้ค่าน้ำหนักของคำจะเปลี่ยนไปเมื่อมีการใช้คำอื่นที่แตกต่างกันเพราะจะขึ้นอยู่กับโครงสร้างของคำนั้น ๆ ว่าเกี่ยวข้องกับคำศัพท์ใดบ้าง ซึ่งค่าน้ำหนักที่ได้จะถูกนำไปใช้ในขั้นตอนการจัดเรียงลำดับและแสดงผลการสืบค้นข้อมูลต่อไป

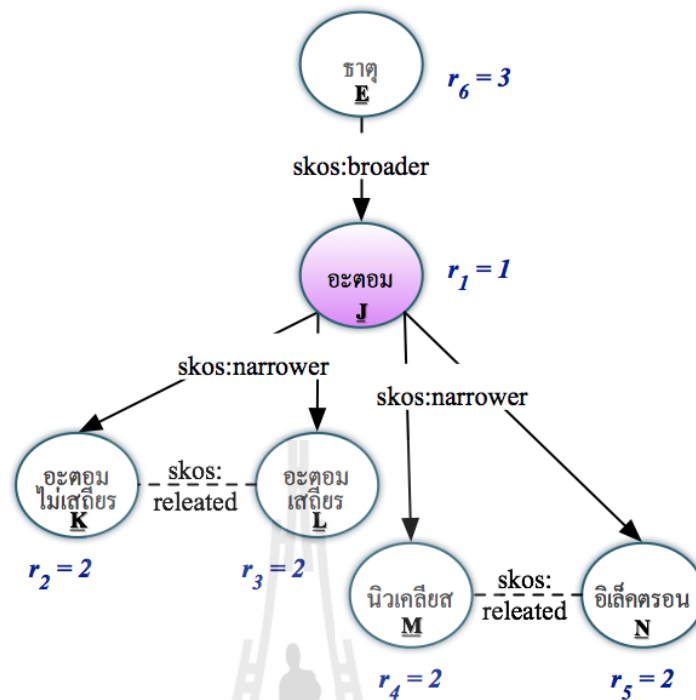
ในการทดสอบผลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยคำค้นของงานวิจัยนี้ ใช้วิธีการเลือกและสร้างชุดของคำสำคัญเพื่อใช้ทดสอบกระบวนการการสืบค้นเชิงความหมาย ซึ่งได้มาจากการสร้างเครื่องมือ เพื่อสำรวจข้อมูลคำค้นที่ผู้เรียนมีความสนใจหรือชอบที่จะใช้สืบค้นเกี่ยวกับเนื้อหาวิชาเคมี ที่ได้ จากการสอบถาม กลุ่มตัวอย่าง จำนวน 96 ราย ที่กำลังศึกษาในระดับมัธยมศึกษาของจังหวัดนครราชสีมา พบว่า คำค้นที่ผู้เรียนมีความสนใจและชอบที่จะสืบค้นข้อมูลมากที่สุด 3 อันดับแรก คือคำว่า “สูตรเคมี” “อะตอม” และ “ไอออน” เมื่อวิเคราะห์โครงสร้างความสัมพันธ์เชิงความหมายของทั้ง 3 คำศัพท์ในฐานความรู้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ของงานวิจัยนี้ พบว่า ทั้ง 3 คำศัพท์ดังกล่าวข้างต้น มีจำนวนของคำศัพท์ที่มีความสัมพันธ์เชิงความหมายทั้งสิ้น 19 คำศัพท์ ดังรูปที่ 3.17

จากหลักเกณฑ์ที่นำมาใช้ในการกำหนดค่าน้ำหนักของคำค้นด้วยวิธีหาผลรวม (Rank Sum) ของคำว่า “อะตอม” ซึ่งพบว่า ตามโครงสร้างของสคอสมีความสัมพันธ์กับคำอื่น ๆ อีกจำนวน 5 คำศัพท์ ได้แก่ คำที่มีความหมายกว้างกว่าคำหลัก จำนวน 1 คำศัพท์ คือ “ธาตุ” นั่นคือ มีอันดับตามเกณฑ์การจัดอันดับความสำคัญเท่ากับ $3(r=3$ จำนวน 1 คำ) คำที่มีความหมายแคบกว่าคำหลัก จำนวน 4 คำศัพท์ คือ “อะตอมเสถียร” “อะตอมไม่เสถียร” “นิวเคลียส” และ “อิเล็กตรอน” นั่นคือ มีอันดับตามเกณฑ์การจัดอันดับความสำคัญเท่ากับ $2(r=2$ จำนวน 4 คำ) ซึ่งในการคิดน้ำหนักจะมีการให้น้ำหนักกับคำอื่น ๆ ด้วยดังนั้น คำศัพท์คำว่า “อะตอม” คือ มีอันดับตามเกณฑ์การจัดอันดับความสำคัญเท่ากับ $1(r=1$ จำนวน 1 คำ) ทำให้ได้ค่าของอันดับทั้งหมดของคำศัพท์ที่เกี่ยวข้องกับคำว่า “อะตอม” เท่ากับ $\{1, 2, 2, 2, 3\}$ ดังรูปที่ 3.18

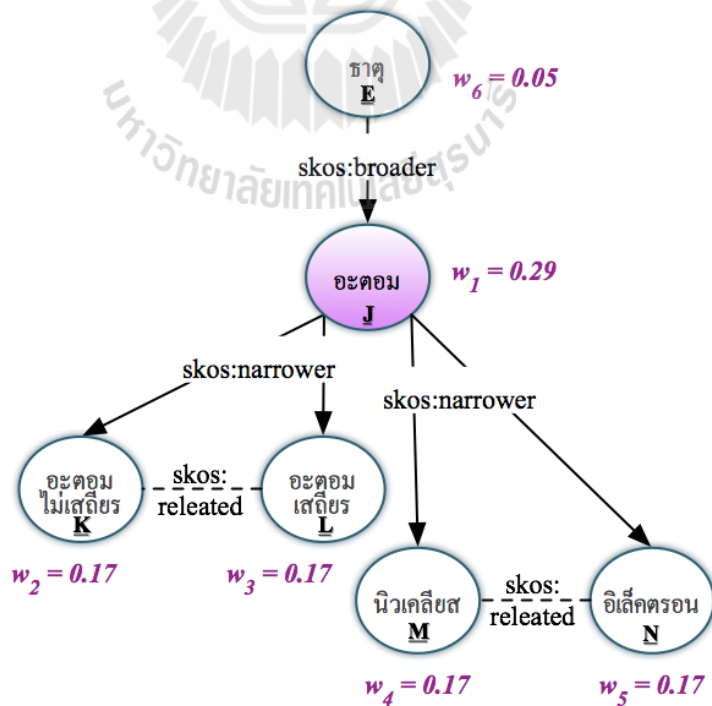


รูปที่ 3.17 โครงสร้างการจัดหมวดหมู่คำศัพท์ด้วยสคอของชุดคำค้น (Keywords) เพื่อใช้ในการทดสอบตัวแบบการสืบค้นเชิงความหมาย

จากนั้นนำค่าอันดับตามเกณฑ์ที่ได้ไปคำนวณหาค่าน้ำหนักของคำศัพท์ตามโครงสร้างของสคอตามสูตรของการหาผลรวม จากรูปที่ 3.18 สามารถคำนวณค่าน้ำหนักของคำศัพท์ต่างๆ ที่เกี่ยวข้องกับคำว่า “อะตอม” ซึ่งประกอบด้วย {“อะตอม”, “อะตอมเสถียร”, “อะตอมไม่เสถียร”, “นิวเคลียส”, “อิเล็กตรอน”, “ธาตุ”} หรือ {J, K, L, M, N, E} มีค่าน้ำหนักของแต่ละคำศัพท์เท่ากับ {0.29, 0.17, 0.17, 0.17, 0.17, 0.05} ดังรูปที่ 3.19



รูปที่ 3.18 ตัวอย่างการจัดอันดับของคำต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับคำว่า “อะตอม” ตามเกณฑ์การจัดอันดับ



รูปที่ 3.19 ตัวอย่างการให้ค่าน้ำหนักของคำต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับคำว่า “อะตอม” ตามวิธีหาผลรวม

2.2) การจัดอันดับผลการสืบค้นตามค่าน้ำหนักรวมของแต่ละเลิร์น

นิงอ็อบเจกต์

เป็นขั้นตอนของการจัดเรียงลำดับของผลการสืบค้นที่ได้ โดยนำผลลัพธ์ที่ได้จากขั้นตอนการทำดัชนีและการจับคู่ระหว่างคำค้นกับเลิร์นนิงอ็อบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำซึ่งเป็นรายการของเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ที่จะแนะนำให้กับผู้ใช้ตามคุณลักษณะรายบุคคลที่มีการแสดงข้อมูลจำนวนและความถี่ของคำศัพท์ควมคุมต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องเชิงความหมายกับคำค้น (ตารางที่ 3.7) เมื่อทำการประมวลผลร่วมกับ การทำดัชนีแบบกำหนดค่าน้ำหนัก โดยการนำจำนวนที่ปรากฏในแต่ละเลิร์นนิงอ็อบเจกต์มาคูณกับค่าน้ำหนักของแต่ละคำศัพท์ ตามโครงสร้าง จะทำให้ได้ค่าน้ำหนักรวมของแต่ละเลิร์นนิงอ็อบเจกต์และทำการปรับค่าน้ำหนักรวมที่ได้ให้เป็นมาตรฐานเดียวกันสำหรับนำไปจัดเรียงลำดับและแสดงผลการสืบค้นข้อมูลให้กับผู้ใช้ต่อไป โดยมีแนวทางและตัวอย่างในการคำนวณค่าต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องดังนี้

จากรูปที่ 3.19 จะเห็นได้ว่า คำค้นคำว่า “อะตอม” มีคำศัพท์ที่เกี่ยวข้องกับจำนวน 6 คำศัพท์คือ {J, K, L, M, N, E} สมมติว่าในฐานความรู้ที่ต้องการทดสอบมีจำนวนของเลิร์นนิงอ็อบเจกต์เท่ากับ 10 เลิร์นนิงอ็อบเจกต์ ดังนั้น ผลลัพธ์ที่ได้จากการสืบค้นข้อมูลจากฐานความรู้ครั้งนี้ จะมีจำนวนเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ ที่เกี่ยวข้องกับคำค้นคำว่า “อะตอม” ที่สามารถสืบค้นจากฐานความรู้ได้เท่ากับ 8 เลิร์นนิงอ็อบเจกต์ ประกอบด้วย {LOs_01, LOs_02, LOs_03, LOs_04, LOs_06, LOs_07, LOs_09, LOs_10} ดังตารางที่ 3.10

ตารางที่ 3.10 ตัวอย่างการค้นหาเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ที่เกี่ยวข้องกับคำค้นคำว่า “อะตอม”

LOs id	Number of Keywords Each LOs														Selected
	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L	M	N	
LOs_01	1				1					1					√
LOs_02		2			1	1				1	2	2			√
LOs_03			1				1	2					1	1	√
LOs_04				2						2					√
LOs_05	2	3													
LOs_06										1	1	1			√
LOs_07					1								1	2	√
LOs_08			2					1							
LOs_09					2				1						√
LOs_10										2	1	1			√

จากตัวอย่าง ผลลัพธ์ที่ได้จาก การใช้คำค้นคำว่า “อะตอม” นั้น เมื่อนำจำนวนที่ปรากฏใน แต่ละเลิร์นนิงอ็อบเจกต์มาคูณกับค่าน้ำหนักของแต่ละคำศัพท์ ตามโครงสร้าง จะทำให้ได้ค่าน้ำหนักรวมตามคำค้นของแต่ละเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ (Total Weight: Tw_i) ทำให้สามารถคำนวณหาค่าน้ำหนักรวมของคำค้น (Total Weight: Tw_c) ของแต่ละเลิร์นนิงอ็อบเจกต์และ

ในการพิจารณาคัดเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ เกี่ยวข้องกับคำค้นเพื่อนำเสนอให้กับผู้ใช้จะต้องมีการปรับค่าน้ำหนักรวมตามคำค้นของแต่ละเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์อีกครั้งเพื่อให้ข้อมูลอยู่ภายใต้มาตรฐานเดียวกัน โดยการนำค่าน้ำหนักรวมตามคำค้นของแต่ละ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Total Weight: Tw_i) หารด้วยค่าสูงสุดของน้ำหนักรวม (MaxTw) ในชุดของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่สืบค้นได้นั้น ๆ ดังตารางที่ 3.11

ตารางที่ 3.11 ตัวอย่างการคำนวณหาค่าน้ำหนักรวมตามคำค้นของแต่ละเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่สืบค้นด้วยการใช้คำค้นว่า “อะตอม”

LOs id	Number of Keywords Each LOs														Total Weight (Tw_i)	Weight Adjusted (Tw_i/MaxTw)			
	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L	M	N					
Weight					0.05					0.29	0.17	0.17	0.17	0.17					
LOs_01	1				0.05					0.29								0.34	0.35
LOs_02		2					1			0.29	0.34	0.34						0.97	1.00
LOs_03			1					1	2					0.17	0.17			0.34	0.35
LOs_04				2						0.58								0.58	0.60
LOs_06										0.29	0.17	0.17						0.63	0.65
LOs_07					0.05									0.17	0.34			0.56	0.58
LOs_09					0.10				1									0.10	0.10
LOs_10										0.58	0.17	0.17						0.92	0.95

อย่างไรก็ตาม การปรับค่าน้ำหนักรวมตามคำค้นของแต่ละ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ได้แล้ว จะต้องมีการพิจารณาคัดเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่มีความเกี่ยวข้องกับคำค้นอีกครั้ง เพื่อคัดกรองเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่มีความสำคัญหรือเกี่ยวข้องกับคำค้นค่อนข้างน้อยออกไป โดยใช้วิธีการกำหนดเกณฑ์ของค่าน้ำหนักรวมขั้นต่ำหลังที่มีการปรับค่าแล้ว เพื่อเป็นการคัดกรองเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่มีค่าน้ำหนักรวมของคำค้นที่น้อยเกินไป ทั้งนี้เพื่อให้จำนวนของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่จะแสดงผลไม่น้อยหรือมากเกินไป จากตารางที่ 3.11 ถ้าพิจารณาใช้เกณฑ์การคัดเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่เกี่ยวข้อง เฉพาะที่มีค่าน้ำหนักรวมที่มีการปรับค่าแล้ว มากกว่า 0.5ขึ้นไปก็จะได้ว่า รายการของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ เกี่ยวข้องกับการใช้ คำค้นว่า “อะตอม” มีจำนวน 5 เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ คือ {LOs_02, LOs_04, LOs_06, LOs_07, LOs_10} ทำให้สามารถจัดอันดับและแสดงข้อมูลการสืบค้น 3 อันดับแรกเพื่อแนะนำให้กับผู้ใช้คือ LOs_02, LOs_10 และ LOs_06 ตามลำดับ

สำหรับการประเมินผล และวัดประสิทธิภาพของการสืบค้น ข้อมูลของมอดูลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคล นั้น จะใช้วิธีการคำนวณหาค่าความแม่นยำ (Precision) ค่าความระลึก (Recall) ค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) โดยรายละเอียดที่จะกล่าวต่อไปในหัวข้อที่ 3.1.3 การประเมินผลที่เกี่ยวข้องทั้งหมดในงานวิจัยนี้

3.2.1.4 ส่วนของการลงทะเบียนและปฏิสัมพันธ์กับผู้ใช้

ส่วนของการลงทะเบียนและปฏิสัมพันธ์กับผู้ใช้ของสถาปัตยกรรม LOMM เป็นส่วนที่ใช้สำหรับจัดการข้อมูลต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับผู้ใช้ประกอบด้วย ส่วนของลงทะเบียน ส่วนของการใส่ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล ส่วนของการใส่ข้อมูลคำค้น และส่วนของการแสดงผลการสืบค้นข้อมูล ซึ่งในงานวิจัยนี้ กำหนดเงื่อนไขให้ผู้ใช้กรอกข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลจำนวน 4 รายการ ได้แก่ ข้อมูลเพศ (Gender) ข้อมูลระดับการศึกษา (Grade Level) ข้อมูลลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ (Science Favorite) และข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles) โดยการทำงานของส่วนนี้จะต้องทำงานร่วมกับ 2 ส่วนคือ มอดุลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล และมอดุลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคล ซึ่งได้กล่าวรายละเอียดมาแล้วในข้างต้น

3.1.3 การประเมินผล

การประเมินผล เป็นขั้นตอนการวิจัยที่มีความสำคัญอย่างยิ่ง เพราะ ผลการประเมินของแต่ละขั้นตอน จะเป็นสิ่งที่บ่งชี้ให้เห็นถึงคุณภาพหรือคุณค่าของงานวิจัย ซึ่งสอดคล้องกับแนวคิดของอีเบลและฟริสบาย (Ebel and Frisbie, 1986: p. 13) ที่กล่าวว่า การประเมินผลหมายถึง การตัดสินใจเกี่ยวกับคุณภาพหรือคุณค่าของสิ่งต่าง ๆ ซึ่งบางครั้งอาจพิจารณาจากผลที่ได้จากการวัดเท่านั้น แต่ส่วนมากจะตัดสินคุณค่าของสิ่งต่าง ๆ โดยพิจารณาจากผลที่ได้จากการวัดด้านต่าง ๆ ประกอบกับหลักฐานด้านอื่น ที่เกี่ยวข้อง และรวมถึงการใช้วิจารณญาณและความรู้สึนึกคิดของผู้ประเมินมาประกอบในการตัดสินใจด้วย

จะเห็นได้ว่า ในการออกแบบและพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเชิงความหมายสำหรับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลที่กล่าวมาทั้งหมดในข้างต้น มีส่วนของกระบวนการดำเนินที่จำเป็นต้องมีการวัดและประเมินผล เพื่อเป็นการยืนยันว่าผลลัพธ์ต่าง ๆ ที่ได้จากงานวิจัยนี้มีค่าอยู่ในเกณฑ์ที่เหมาะสมและสามารถยอมรับได้ ดังนั้น สามารถสรุปประเด็นที่เกี่ยวข้องกับกระบวนการ ประเมินผลในงานวิจัยนี้ ออกเป็น 3 ส่วนคือ วิธีการวัดประสิทธิภาพเครื่องมือ วิธีการวัดประสิทธิภาพ ในการทำนายของแบบจำลอง และวิธีการวัดประสิทธิภาพการสืบค้นข้อมูล โดยมีรายละเอียดดังนี้

3.1.3.1 วิธีการวัดประสิทธิภาพเครื่องมือ

แบบสำรวจความคิดเห็นที่ใช้เป็นเครื่องมือในการเก็บรวบรวมข้อมูลจากกลุ่มตัวอย่างของงานวิจัยนี้ นอกจากมีการ ประเมินเครื่องมือ ในด้านความเที่ยงตรง ของเนื้อหา โดย

ผู้เชี่ยวชาญแล้ว เมื่อได้แบบสอบถามที่ผ่านการปรับปรุงแล้วจะมีการวัดประสิทธิภาพของเครื่องมือ โดยการนำเครื่องมือไปทดลองใช้กับกลุ่มตัวอย่างจำนวนหนึ่ง เพื่อ วิเคราะห์หาค่าความเชื่อมั่น (Reliability) ของแบบสอบถาม ซึ่งเทคนิควิธีการประสิทธิภาพที่นำมาใช้ในงานวิจัยนี้ คือ วิธีการหาค่าสัมประสิทธิ์อัลฟาของครอนบาค (Cronbach's Alpha Coefficient) สามารถคำนวณหาค่าสัมประสิทธิ์ดังกล่าวตามสมการที่ 3.1 (บุญชม ศรีสะอาด, 2538, หน้า 174)

$$\alpha = \frac{k}{k-1} \left(1 - \frac{\sum S_i^2}{S_t^2} \right) \quad (3.2)$$

เมื่อ α แทน ค่าความเชื่อมั่นของแบบสอบถาม
 k แทน จำนวนข้อคำถามของแบบสอบถาม
 $\sum S_i^2$ แทน ผลรวมของความแปรปรวนของคะแนนแต่ละข้อ
 S_t^2 แทน ความแปรปรวนของคะแนนรวม

เครื่องมือที่ใช้การเก็บข้อมูลในงานวิจัยนี้คือ “แบบสำรวจลักษณะของสื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ที่ผู้เรียนชอบและรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียน ” แบ่งออกเป็น 3 ตอน คือ ข้อมูลทั่วไปของผู้เรียน ลักษณะของสื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ที่ผู้เรียนชอบ และแบบสำรวจรูปแบบการเรียนรู้ สำหรับข้อคำถามของแบบสำรวจในส่วนของการสำรวจรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียน ที่เป็นข้อคำถามเกี่ยวกับพฤติกรรมในการเรียนรู้ของผู้เรียนจำนวน 60ข้อคำถาม ซึ่งปรับปรุงมาจากเครื่องมือที่เรียกว่า GRSLSS (Grasha-Riechmann Student Learning Style Scales) นั้น และ ส่วนของลักษณะของสื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ที่ผู้เรียนชอบ ได้ดำเนินการทดสอบประสิทธิภาพของเครื่องมือก่อนนำไปใช้งานจริง

ผลการทดสอบประสิทธิภาพของเครื่องมือที่พัฒนาขึ้นสำหรับงานวิจัยนี้ กับผู้เรียนจำนวน 121 ราย พบว่า มีค่าสัมประสิทธิ์อัลฟาของครอนบาคเท่ากับ 0.89 ที่ระดับความเชื่อมั่น 95% ของการประเมินแบบสำรวจทั้งหมด ซึ่งเป็นค่าที่ยอมรับได้และได้มีการปรับข้อคำถามบางข้อคำถามที่มีค่าสัมประสิทธิ์อัลฟาของครอนบาคของข้อคำถามนั้น ๆ น้อยกว่า 0.7 เพื่อให้ได้ข้อคำถามที่มีความชัดเจนมากยิ่งขึ้น ก่อนนำไปใช้งานจริง

3.1.3.2 วิธีการประเมินและวัดประสิทธิภาพในการทำนายของแบบจำลอง

กระบวนการทำเหมืองข้อมูล ในส่วนของขั้นตอนการค้นหารูปแบบที่เป็นประโยชน์จากข้อมูลที่มีอยู่ หรือที่เรียกว่าขั้นตอนการเรียนรู้ของเครื่อง (Machine Learning) เพื่อให้

ได้ตัวแบบหรือแพทเทิร์น (Pattern) ของข้อมูลออกมาในรูปแบบต่าง ๆ ซึ่งขึ้นอยู่กับความต้องการ และเป้าหมายของการเรียนรู้ของเครื่องในแต่ละครั้ง โดยจะต้องมีการประเมินตัวแบบ (Model Validation) ทุกครั้งในขั้นตอนการเรียนรู้ของเครื่อง ดังนั้น ในทุกขั้นตอนของการทดลองเพื่อ พัฒนามอเดลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล ของงานวิจัยนี้ โดยแบ่ง วิธีการ ที่นำมาใช้เพื่อ การประเมินและวัดประสิทธิภาพในการทำนายของแบบจำลอง ออกเป็น 2 ส่วน ดังต่อไปนี้

1) วิธีการทดสอบไขว้ (Cross validation)

เพื่อให้ การประเมินและวัดประสิทธิภาพในการทำนายของ แบบจำลองในเชิงทฤษฎีของงานวิจัยนี้ เป็นไปตามหลักเกณฑ์ที่สามารถยอมรับได้ ดังนั้น จึงมีการ ใช้เทคนิควิธีการทดสอบไขว้ (Cross Validation) ในทุกขั้นตอนของการศึกษาทดลองเพื่อพัฒนาตัว แบบจำแนกข้อมูลตามที่ได้กล่าวมาแล้วในข้างต้นซึ่งเป็นแนวทางสำหรับบ่งบอกถึง ประสิทธิภาพ ในการทำนายของแบบจำลอง ที่ได้ ควบคู่กับวิธีการวัดประสิทธิภาพของแบบจำลองด้วยการวัดค่า ความแม่นยำ (Precision) ค่าความระลึก (Recall) และค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure)

เทคนิควิธีการทดสอบไขว้ (Cross Validation) เป็นกระบวนการแยก ข้อมูลทั้งหมดที่ใช้ในการศึกษา ออกเป็นส่วน ๆ ก่อนที่จะนำข้อมูลเข้าสู่ขั้นตอนการเรียนรู้ของ เครื่อง (Machine Learning) งานวิจัยนี้ใช้หลักการสุ่มข้อมูลอย่างง่าย (Random Sampling) ในการ แบ่งข้อมูลออกเป็นส่วน ๆ จากนั้นทำการจัดชุดข้อมูลใหม่ โดยแบ่งข้อมูลออกเป็น 2 ชุดคือ ชุดข้อมูล ฝึกหัด (Training Data) และชุดข้อมูลทดสอบ (Testing Data) โดยชุดข้อมูลฝึกหัดจะถูกนำไปใช้ สำหรับการสร้างตัวแบบหรือแบบจำลองในรูปแบบต่าง ๆ ตามที่ผู้ใช้ต้องการ หลังจากที่ได้ตัวแบบ หรือแบบจำลองที่มีความเหมาะสมตามความต้องการแล้ว นำผลลัพธ์ที่ได้ไปสร้างเป็นแบบจำลอง เพื่อการทำนาย (Predictive Model) จากนั้นนำไปทำนายผลกับชุดข้อมูลทดสอบ (Testing Data)ซึ่ง จะเห็นได้ว่า เป็นการใช้ชุดข้อมูลคนละชุดกันสำหรับขั้นตอนการประเมินผลและวัดประสิทธิภาพ ในการทำนายแบบจำลอง

2) วิธีการประเมิน มอเดลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะ

รายบุคคล

การประเมินมอเดลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะ รายบุคคลคือ การเปรียบเทียบระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่แนะนำด้วยเทคนิค วิธีต่าง ๆ ดังที่กล่าวมาแล้ว กับคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ผู้เรียนเลือกหรือมี

ความชอบ โดยการเปรียบเทียบกันเป็นคู่ ๆ กับทุกข้อมูล ชุดข้อมูลทดสอบ (Testing Data) โดยมีรายละเอียดของการวิเคราะห์ค่าความถูกต้องในการแนะนำเลิร์นนิงอ็อบเจกต์และวิธีการคำนวณหาค่าความแม่นยำ (Precision) ค่าความระลึก (Recall) ค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) และค่าความถูกต้อง (Accuracy) ซึ่งมีกระบวนการดังนี้

ตารางที่ 3.12 ตัวอย่างข้อมูลการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ที่ใช้ในการประเมิน

LOs Characteristics	LOs Characteristics Selection					
	<i>Recommend Model</i>	<i>User₁</i>	<i>User₂</i>	<i>User₃</i>	...	<i>User_n</i>
1. Video	Y	Y	N	Y	...	N
2. Animation	Y		Y		...	
3. Animation	N	N		N	...	N
4. Graphic	N	Y	N	Y	...	N
5. Simulation	Y	Y	N	Y	...	Y
6. Overview	N	Y	Y	Y	...	N
7. Chapter	Y	N	Y	N	...	N
8. Summary	N	N	Y	N	...	N
9. Fact	N	N	N	Y	...	Y
10. Process	Y	N	Y	Y	...	N
11. Procedure	Y	Y		Y	...	Y
12. Procedure	N		N		...	
13. Demo	N	N	Y	N	...	N
14. Example	Y	Y	N	N	...	Y
15. Exercise	Y	N	Y	N	...	Y
16. Description	Y	Y	Y	Y	...	N
17. Time	N	Y	Y	N	...	N
18. Sound	Y			Y	...	Y
19. Sound	N	N	N		...	
20. Place	Y	Y	N	Y	...	N
21. Motivation	N	Y	Y	Y	...	Y
22. Assignment	Y	N	Y	N	...	N

2.1) การเก็บรวบรวมข้อมูลเพื่อใช้ในการประเมิน

การเก็บรวบรวมข้อมูลเพื่อนำมาใช้ในการประเมิน มอดูลการแนะนำเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล คือ คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ที่ได้จากตัวแบบการจำแนกข้อมูล และคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ที่ ผู้เรียนเลือกหรือมีความชอบ โดยเป็นการเปรียบเทียบข้อมูลกันเป็นคู่ ๆ ดังตารางที่ 3.12

2.2) วิธีการเปรียบเทียบข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ระหว่างที่ได้จากตัวแบบจำแนกข้อมูลและผู้ใช้แต่ละราย

วิธีการเปรียบเทียบผลข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ระหว่างที่ได้จากตัวแบบ จำแนกข้อมูล และผู้ใช้แต่ละคน เมื่อทำการเปรียบเทียบผลระหว่างข้อมูลดังกล่าวจะทำให้ได้ข้อมูล 4 ประเภทคือ TP, FN, FP และ TN (ตารางที่ 3.13) สำหรับนำไปใช้ในการ ประเมินและวัดประสิทธิภาพ การทำนาย ของแบบจำลอง โดยใช้วิธีการ คำนวณหาค่าความแม่นยำ (Precision) ค่าความระลึก (Recall) ค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) และค่าความถูกต้อง (Accuracy) (Miao et al., 2009: p. 9172) โดยสามารถอธิบายข้อมูลที่ใช้ในการประเมินแต่ละประเภทได้ดังนี้

- ค่า *True Positive* หรือ *TP* หมายถึง คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ตัวแบบให้การแนะนำตรงกับคุณลักษณะเฉพาะของ LOs ที่ผู้เรียนเลือก
- ค่า *False Negative* หรือ *FN* หมายถึง คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ตัวแบบไม่แนะนำแต่เป็นคุณลักษณะเฉพาะของ LOs ที่ผู้เรียนเลือก
- ค่า *False Positive* หรือ *FP* หมายถึง คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ตัวแบบให้การแนะนำแต่เป็นคุณลักษณะเฉพาะของ LOs ที่ผู้เรียนไม่เลือก
- ค่า *True Negative* หรือ *TN* หมายถึง คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ตัวแบบไม่แนะนำและเป็นคุณลักษณะเฉพาะของ LOs ที่ผู้เรียนไม่เลือก

ตารางที่ 3.13 ประเภทของข้อมูลที่ใช้ในการประเมินตัวแบบการแนะนำ

Classified Category		LOs Characteristics Recommended by Model	
		Yes	No
LOs Characteristics Selected by Users	Yes	TP	FN
	No	FP	TN

ในการประเมินและวัดประสิทธิภาพ การทำนายของแบบจำลอง โดยการทดสอบความถูกต้องนั้นจะใช้วิธีวัดค่าที่เป็นมาตรฐานในการประเมิน ซึ่งประกอบด้วย ค่าความแม่นยำ (Precision) ค่าความระลึก (Recall) ค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) และค่าความถูกต้อง (Accuracy) โดยมีสูตรคำนวณดังสมการที่ 3.3-3.6ตามลำดับ(Miao et al., 2009: p. 9172)

$$Precision = \frac{TP}{(TP + FP)} \quad (3.3)$$

$$Recall = \frac{TP}{(TP + FN)} \quad (3.4)$$

$$F\text{-measure} = \frac{(2 * Precision * Recall)}{(Precision + Recall)} \quad (3.5)$$

$$Accuracy = \frac{TP + TN}{(TP + FP + FN + TN)} \quad (3.6)$$

ตารางที่ 3.14 ตัวอย่างการจัดประเภทของข้อมูลที่ใช้ในการประเมินของข้อมูลผู้ใช้คนที่ 1

LOs Characteristics	LOs Characteristics Selection		Type of evaluation values			
	Recommend Model	User ₁	TP	FN	FP	TN
1. Video	Y	Y	✓			
2. Animation	Y	N	✓			
3. Animation	N			✓		
4. Graphic	N	Y			✓	
5. Simulation	Y	Y	✓			
6. Overview	N	Y			✓	
7. Chapter	Y	N			✓	
8. Summary	N	N	✓			
9. Fact	N	N	✓			
10. Process	Y	N			✓	
11. Procedure	Y	Y	✓			
12. Procedure	N			✓		
13. Demo	N	N	✓			
14. Example	Y	Y	✓			
15. Exercise	Y	N			✓	
16. Description	Y	Y	✓			
17. Time	N	Y			✓	
18. Sound	Y			✓		
19. Sound	N	N	✓			
20. Place	Y	Y	✓			
21. Motivation	N	Y			✓	
22. Assignment	Y	N			✓	
Total			11	3	8	0

จากข้อมูลในตารางที่ 3.12 ซึ่งเป็นการแสดง ข้อมูลตัวอย่าง การเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ ของตัวแบบการแนะนำที่ได้กับข้อมูลของผู้ใช้แต่ละรายนั้น สามารถนำมาอธิบายตัวอย่างการหาค่า ความแม่นยำ (Precision) ค่าความระลึก (Recall) ค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) และค่าความถูกต้อง (Accuracy) โดยการเปรียบเทียบข้อมูลการเลือก

คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ และทำการจัดประเภทของข้อมูลออกเป็น 4 ประเภท เพื่อใช้ในการประเมินและวัดประสิทธิภาพการทำนายของแบบจำลองกับผู้ใช้คนที่ 1 ได้รายละเอียดดังตารางที่ 3.14ซึ่งทำให้ได้ค่าของข้อมูลทั้ง 4 ประเภทดังต่อไปนี้

- ค่า *True Positive* หรือ *TP* มีค่าเท่ากับ 11 หมายถึงคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ตัวแบบให้การแนะนำตรงกับคุณลักษณะที่ผู้เรียนเลือก
- ค่า *False Negative* หรือ *FN* มีค่าเท่ากับ 3 หมายถึงคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ตัวแบบไม่แนะนำแต่เป็นคุณลักษณะที่ผู้เรียนเลือก
- ค่า *False Positive* หรือ *FP* มีค่าเท่ากับ 8 หมายถึงคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ตัวแบบให้การแนะนำแต่เป็นคุณลักษณะที่ผู้เรียนไม่เลือก
- ค่า *True Negative* หรือ *TN* มีค่าเท่ากับ 0 หมายถึงคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ตัวแบบไม่แนะนำและเป็นคุณลักษณะที่ผู้เรียนไม่เลือก

จากตารางที่ 3.11 สามารถนำข้อมูลทั้ง 4 ประเภทที่ได้มาคำนวณหาค่าความแม่นยำ (Precision) ค่าความระลึก (Recall) ค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) และค่าความถูกต้อง (Accuracy) เพื่อประเมินและวัดประสิทธิภาพการทำนายของแบบจำลอง ตามสมการที่ 3.3 – 3.6 ดังต่อไปนี้

$$Precision = \frac{11}{(11+8)} = 0.58$$

$$Recall = \frac{11}{(11+3)} = 0.79$$

$$F\text{-measure} = \frac{(2 * 0.58 * 0.79)}{(0.58 + 0.79)} = 0.66$$

$$Accuracy = \frac{(11+0)}{(11+8+3+0)} = 0.50$$

ผลการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์จากแบบจำลองที่ได้การนำตัวแบบการแนะนำไปเปรียบเทียบกับคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ผู้เรียนเลือกได้ค่าความแม่นยำ (Precision) = 0.58 ค่าความระลึก (Recall) = 0.79 และค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) = 0.66 ซึ่งเป็นผลของการประเมินและวัดประสิทธิภาพของผู้ใช้คนที่ 1 ในการประเมินผลแต่ละครั้งจะต้องแบบจำลองที่ได้ไปทำการเปรียบเทียบกับข้อมูลของผู้ใช้ทุกคน ที่อยู่ใน

ชุดข้อมูลทดสอบ (Testing Data) จากนั้นนำค่าความแม่นยำค่าความระลึก และค่าเอฟเมเชอร์ ไปคำนวณหาค่าเฉลี่ยเพื่อใช้เป็นค่าในการอธิบายผลการประเมินและวัดประสิทธิภาพของแบบจำลองที่ได้จากงานวิจัยนี้

3.1.3.2 วิธีการวัดประสิทธิภาพการสืบค้น

ส่วนของวิธีการวัดประสิทธิภาพการสืบค้นในที่นี้

หมายถึง การวัดและประเมินผลในส่วนของกรออกแบบและพัฒนา มอดูลการสืบค้นเรียนรู้แบบเจตต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคลเพื่อดูว่าผลลัพธ์ที่ได้จากการสืบค้นนั้นมีความแม่นยำตรงตามความต้องการมากน้อยเพียงใดโดยอาศัยหลักการคำนวณหาค่าที่เกี่ยวข้อง 3 ค่าได้แก่ (1) ค่าความแม่นยำ (Precision) เป็นค่าที่บอกความถูกต้องแม่นยำของข้อมูล (2) ค่าความระลึก (Recall) เป็นค่าที่บอกความครบถ้วนของข้อมูล และ (3) ค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) เป็นค่าสรุปที่ได้จากค่าความแม่นยำและค่าความระลึก จึงทำให้สามารถอธิบายและบ่งชี้ได้ถึงประสิทธิภาพการสืบค้นด้วยแบบจำลอง (Miao et al., 2009) ที่พัฒนาขึ้นในงานวิจัยนี้

ข้อมูล ที่นำมาใช้ในการประเมิน ผลการสืบค้นข้อมูลในครั้งนี้ สามารถแบ่งออกได้เป็น 4 ประเภทคือ TP, FN, FP และ TN ซึ่งสามารถนำค่าต่าง ๆ ไปใช้ในการคำนวณ ค่าความแม่นยำ (Precision) ค่าความระลึก (Recall) และค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) ของการสืบค้นเรียนรู้แบบเจตต์เชิงความหมาย โดยใช้สูตรการคำนวณเช่นเดียวกันกับการประเมินและวัดประสิทธิภาพ การทำนายของแบบจำลอง ตามสมการที่ 3.2 – 3.4 ที่กล่าวมาแล้วในข้างต้น สำหรับแนวคิดที่นำมาใช้ในการอธิบายและเปรียบเทียบผลที่ได้ของข้อมูล 4 ประเภทในส่วนนี้จะใช้หลักการที่อธิบายที่แตกต่างกันดังตารางที่ 3.15

ตารางที่ 3.15 ประเภทของข้อมูลที่ใช้ในการประเมินผลการสืบค้นข้อมูล

Classified Category		Learning Objects by Model	
		Relevant (+)	Not Relevant (-)
Learning Objects Related	Yes(+)	TP	FN
	No (-)	FP	TN

โดยที่

- ค่า *True Positive* หรือ *TP* หมายถึง เรียนรู้แบบเจตต์ที่ตัวแบบสืบค้นได้และเป็นเรียนรู้แบบเจตต์ที่เกี่ยวข้อง

- ค่า *False Negative* หรือ *FN* หมายถึง เลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ที่ตัวแบบไม่สามารถสืบค้นได้แต่เป็นเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ที่เกี่ยวข้อง
- ค่า *False Positive* หรือ *FP* หมายถึง เลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ที่ตัวแบบสืบค้นได้แต่เป็นเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ที่ไม่เกี่ยวข้อง
- ค่า *True Negative* หรือ *TN* หมายถึง เลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ที่ตัวแบบสืบค้นไม่ได้และเป็นเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ที่ไม่เกี่ยวข้อง

ตารางที่ 3.16 ตัวอย่างการจัดประเภทข้อมูลที่ใช้ในการประเมิน เมื่อใช้คำค้นว่า “อะตอม”

LOs id	Number of Keywords Each LOs														Total Weight (Tw_i)	Weight Adjusted ($Tw_i \div \text{Max} Tw$)			
	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L	M	N					
<i>Weight</i>					0.05					0.29	0.17	0.17	0.17	0.17					
LOs_01	1				0.05					0.29								0.34	0.35
LOs_02		2				1				0.29	0.34	0.34						0.97	1.00
LOs_03			1				1	2					0.17	0.17				0.34	0.35
LOs_04				2						0.58								0.58	0.60
LOs_05																			
LOs_06										0.29	0.17	0.17						0.63	0.65
LOs_07					0.05								0.17	0.34				0.56	0.58
LOs_08																			
LOs_09					0.10				1									0.10	0.10
LOs_10										0.58	0.17	0.17						0.92	0.95
<i>True Positive (TP) = 5, False Positive (FP) = 0, False Negative (FN) = 3, True Negative (TN) = 2</i>																			

จากตารางที่ 3.16 สามารถนำข้อมูลทั้ง 4 ประเภทที่ได้มาคำนวณหาค่าความแม่นยำ (Precision) ค่าความระลึก (Recall) ค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) และค่าความถูกต้อง (Accuracy) เพื่อประเมินและวัดประสิทธิภาพ การสืบค้น ของแบบจำลอง ตามคำค้นตามสมการที่ 3.3 – 3.6 ดังต่อไปนี้

$$\begin{aligned}
 \text{Precision} &= \frac{TP}{(TP + FP)} \\
 &= \frac{5}{(5 + 0)} = 1.00
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \text{Recall} &= \frac{TP}{(TP + FN)} \\
 &= \frac{5}{(5 + 3)} = 0.625
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 F\text{-measure} &= \frac{(2 * Precision * Recall)}{(Precision + Recall)} \\
 &= \frac{(2 * 1.00 * 0.63)}{(1.00 + 0.63)} = 0.77 \\
 Accuracy &= \frac{TP + TN}{(TP + FP + FN + TN)} \\
 &= \frac{(5 + 2)}{(5 + 0 + 3 + 2)} = 0.70
 \end{aligned}$$

อย่างไรก็ตาม ค่าความแม่นยำและค่าความระลึกละเป็นค่าที่มีการผกผันกัน เมื่อใดก็ตามถ้าผลลัพธ์ที่ได้มี ค่าความแม่นยำมาก จะให้ค่าความระลึกลต่ำ จึงเหมาะสำหรับผลการทดลองที่มีความต้องการความแม่นยำสูง ในทางกลับกันถ้าหากผลลัพธ์ที่ได้ค่า ความแม่นยำที่ต่ำ จะให้ค่าความระลึกลสูง จึงเหมาะสำหรับผลการทดลองที่มีความต้องการครบถ้วนของ ข้อมูลสูง รวมถึง ข้อจำกัด ในกรณีที่ไม่สามารถบอกได้อย่างชัดเจนว่า ผลลัพธ์ที่ได้ นั้นตรงตาม ความต้องการหรือไม่ เนื่องจากบุคคลที่ตัดสินใจมีความคิด ที่แตกต่างกัน ดังนั้น การวิเคราะห์ผลการ ประเมินที่ได้ ควรจะต้องคำนึงถึง หลักฐานด้านอื่นที่เกี่ยวข้อง รวมถึงการใช้วิจารณญาณ ที่อยู่บน พื้นฐานของความเป็นจริง และหลักฐานที่มีข้อบ่งชี้ชัดเจน เพื่อประกอบการตัดสินใจด้วย

3.2 ประชากรและกลุ่มตัวอย่าง

3.2.1 ประชากร

ประชากรที่ใช้ในการวิจัยครั้งนี้ คือผู้เรียนที่กำลังศึกษาอยู่ในระดับมัธยมศึกษา ตอนต้นและระดับมัธยมศึกษาตอนปลาย ของสถาบันการศึกษาต่าง ๆ ที่อยู่ในสังกัด สำนักงาน คณะกรรมการการศึกษาขั้นพื้นฐาน (สพฐ.) และสำนักงานคณะกรรมการส่งเสริมการศึกษาเอกชน (สช.) ในเขตจังหวัดนครราชสีมา ดังนั้น จึงสามารถแบ่งกลุ่มประชากรที่ใช้การวิจัยตามระดับ การศึกษาและหน่วยงานที่สังกัดของสถาบันการศึกษา ได้ดังต่อไปนี้

ผู้เรียนที่กำลังศึกษาอยู่ในสังกัด สำนักงาน คณะกรรมการการศึกษาขั้นพื้นฐาน (สพฐ.) ระดับมัธยมศึกษาตอนต้น จำนวน 35,819คน และระดับมัธยมศึกษาตอนปลาย จำนวน 34,286คน (สำนักงานเขตพื้นที่การศึกษามัธยมศึกษา เขต 31, www , 2556)

ผู้เรียนที่กำลังศึกษาอยู่ในสังกัดสำนักงาน คณะกรรมการส่งเสริมการศึกษาเอกชน (สช.) ระดับมัธยมศึกษาตอนต้น จำนวน 9,736 คน และระดับมัธยมศึกษาตอนปลาย จำนวน 3,203 คน (ระบบสารสนเทศสถานศึกษาและการบริหารจัดการเงินอุดหนุน, www, 2556)

3.2.2 กลุ่มตัวอย่าง

กลุ่มตัวอย่าง ที่ใช้ในการวิจัยครั้งนี้คือ ผู้เรียนที่ เป็นกลุ่มประชากรของการวิจัยครั้งนี้ ที่ได้จากการสุ่มตัวอย่าง โดยใช้วิธีการกำหนดขนาดของกลุ่มตัวอย่าง ด้วยการคำนวณตามสูตรของ ทาโร่ ยามาเน่ (Yamane, 1973:pp. 727-728) ดังสมการที่ 3.6

$$n = \frac{N}{1 + N(e)^2} \quad (3.6)$$

โดยที่ n คือ ขนาดของกลุ่มตัวอย่าง

N คือ ขนาดของประชากร

e คือ สัดส่วนความคาดเคลื่อนของการสุ่มตัวอย่าง โดยในงานวิจัยนี้

กำหนดค่าสัดส่วนเท่ากับ 0.5 ที่ระดับความเชื่อมั่น 95%

ตัวอย่างการคำนวณจำนวนกลุ่มตัวอย่างที่เป็นผู้เรียนที่กำลังศึกษาอยู่ในสังกัด สำนักงานคณะกรรมการการศึกษาขั้นพื้นฐาน (สพฐ.) ระดับมัธยมศึกษาตอนต้น จำนวน 35,819 คน

แทนค่าในสูตร
$$n = \frac{35,819}{1 + 35,819 (0.05)^2} = 395.58$$

ดังนั้น จะได้ขนาดของกลุ่มตัวอย่างโดยประมาณ 400 คน

กลุ่มตัวอย่างที่ใช้ในงานวิจัยนี้ จำนวนโดยประมาณ 1,550 คน ประกอบด้วย ผู้เรียนที่กำลังศึกษาอยู่ในสังกัด สำนักงาน คณะกรรมการการศึกษาขั้นพื้นฐาน (สพฐ.) ระดับมัธยมศึกษาตอนต้น โดยประมาณ 400 คน และระดับมัธยมศึกษาตอนปลาย จำนวน โดยประมาณ 400 คน

ผู้เรียนที่กำลังศึกษาอยู่ในสังกัดสำนักงาน คณะกรรมการส่งเสริมการศึกษาเอกชน (สช.) ระดับมัธยมศึกษาตอนต้น โดยประมาณ 390 คน และระดับมัธยมศึกษาตอนปลาย โดยประมาณ 360 คน

3.3 เครื่องมือที่ใช้ในการวิจัย

เครื่องมือที่ใช้ในการพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเรียนรู้ อีอบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับ คุณลักษณะรายบุคคลมีรายละเอียดดังนี้

1) เครื่องคอมพิวเตอร์ชนิดพกพาจำนวน 1 เครื่อง โดยมีคุณสมบัติดังนี้

- หน่วยประมวลผลกลางชนิด Intel (R) Core2Duo

- หน่วยประมวลผลกลางความเร็ว 2 กิกะเฮิรตซ์ (GHz)
 - หน่วยความจำสำรองขนาด 4 กิกะไบต์ (GB)
 - หน่วยความจำหลักขนาด 500 กิกะไบต์ (GB)
 - อุปกรณ์ต่อพ่วงอื่น ๆ เช่น เม้าส์ เครื่องพิมพ์ เป็นต้น
- 2) เครื่องข่ายคอมพิวเตอร์และช่องสัญญาณอินเทอร์เน็ตความเร็ว 6 เมกะไบต์ (MB)
 - 3) ระบบปฏิบัติการและโปรแกรมประยุกต์สำหรับการพัฒนาแบบจำลอง โดยสามารถเชื่อมต่อกับฐานข้อมูลและสร้างโปรแกรมประยุกต์บนอินเทอร์เน็ตได้
- ระบบปฏิบัติการ : OSX
 - เว็บเบราว์เซอร์ : Google Chrome, FireFox, Safari
 - เครื่องมือในการพัฒนา: Python 2.7
 - ฐานข้อมูล: MySQL or PostgreSQL or SQLite

3.4 การวิเคราะห์ข้อมูล

การออกแบบและพัฒนาแบบจำลองในงานวิจัยนี้ ได้จากการสำรวจข้อมูลเพื่อนำข้อมูลที่เก็บรวบรวมได้ไปสร้างเป็นแบบจำลองต้นแบบต่อไป ดังนั้น จึงจำเป็นต้องมีการวิเคราะห์ข้อมูลเบื้องต้น ที่ได้จากการสำรวจข้อมูลก่อน เพื่อศึกษาลักษณะข้อมูล วิเคราะห์ความสัมพันธ์คร่าว ๆ ของข้อมูล รวมถึงการค้นหาข้อมูลที่มีความผิดปกติ (Outlier) เพื่อทำการตัดข้อมูลที่ไม่เกี่ยวข้องออกไป ทั้งนี้เพื่อให้มั่นใจว่าได้ข้อมูลที่มีคุณภาพสำหรับนำไปใช้ในขั้นตอนการสร้างแบบจำลองด้วยเทคนิคการทำเหมืองข้อมูล ดังนั้น หลังจากที่ได้รวบรวมข้อมูลจากการสำรวจแล้วได้มีการวิเคราะห์ข้อมูลโดยใช้โปรแกรมสำเร็จรูปเอสพีเอสเอส (SPSS) เพื่อหาค่าสถิติพื้นฐาน (Descriptive Statistics) และค่าสถิติวิเคราะห์ (Analytics Statistics) สำหรับตรวจสอบลักษณะความสัมพันธ์เบื้องต้นของข้อมูลที่ได้จากการสำรวจ ได้แก่ ข้อมูลทั่วไปของผู้เรียน ข้อมูลลักษณะสื่อการเรียนรู้ อิเล็กทรอนิกส์ที่ผู้เรียนชอบ และข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียน เพื่อทำการปรับแก้ไขข้อมูล ทั้งนี้ ถ้าข้อมูลที่ได้มีความผิดปกติมากหรือมีจำนวนข้อมูลไม่ได้ตามเป้าหมายที่ตั้งไว้ อาจจำเป็นต้องสำรวจข้อมูลเพิ่มเติม และตรวจสอบอีกครั้ง ก่อนนำข้อมูลที่ได้ไปใช้งานในส่วนอื่น ๆ ที่เกี่ยวข้องต่อไป

บทที่ 4

ผลการวิจัยและการอภิปรายผล

ในบทนี้จะกล่าวถึงผลของการวิจัยและอภิปรายผลการ พัฒนาแบบจำลองการสืบค้น เลิร์น นิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล ทั้งนี้ในบทที่ 3 ได้อธิบายรายละเอียดของ วิธีดำเนินการวิจัยในส่วนของกรอบและพัฒนาแบบจำลอง ผู้วิจัยได้นำเสนอสถาปัตยกรรม “แบบจำลองการจัดการเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Learning Objects Management Model: LOMM)” ที่ ครอบคลุมทุกกระบวนการของการออกแบบและพัฒนาแบบจำลอง รวมทั้งได้นำเสนอผลการศึกษา วิเคราะห์บางส่วนไปแล้วนั้น ทั้งนี้ เนื่องจากจะต้องได้ผลการศึกษวิเคราะห์สำหรับ นำไปใช้ใน ขั้นตอนอื่น ๆ ที่เกี่ยวข้องต่อไป ดังนั้น เนื้อหาในบทนี้จึงแบ่งการนำเสนอผลการวิจัยและอภิปรายผล การพัฒนาแบบจำลองออกเป็น 4 ส่วนคือ (1)ผลการพัฒนาฐานความรู้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (2)ผลการ พัฒนามอดุลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล (3) ผลการพัฒนามอดุลการ สืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคล และ (4)ผลการประเมิน แบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล โดยมี รายละเอียดดังนี้

4.1 ผลการพัฒนาฐานความรู้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

การพัฒนาฐานความรู้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เพื่อให้สามารถรองรับการทดสอบจำลองการสืบค้น เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมาย ร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคลของงานวิจัยนี้ได้ นั้น ได้แบ่งส่วนของการพัฒนาฐานความรู้ออกเป็น 2 ส่วน คือ ส่วนของเมทาดาทาสำหรับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ และส่วนของ คลังคำศัพท์ มีผลการศึกษาดังนี้

4.1.1 เมทาดาทาสำหรับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

เมทาดาทา สำหรับบรรยายคุณลักษณะ ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่อยู่ในฐานความรู้ ของงานวิจัยนี้ มีจำนวนทั้งสิ้น 7 องค์ประกอบ ซึ่งปรับใช้และดัดแปลงมาจาก ดับลินคอร์เมทาดาทา มาตรฐานลอม ออนโทโลยี ALOCoM และแนวคิดของดันทน์ ซึ่งนำไปใช้ในการบรรยาย คุณลักษณะ ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์จำลองจำนวน 645 เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในฐานความรู้ ที่ได้มาจาก การวิเคราะห์ คุณลักษณะของ สื่อการสอนอิเล็กทรอนิกส์ ที่มีเนื้อหาเกี่ยวข้องกับวิชาเคมีของ โครงการพัฒนา

สื่ออิเล็กทรอนิกส์ตามแผนปฏิบัติการไทยเข้มแข็ง 2555 (sp2) สำนักงานคณะกรรมการการศึกษา
ขั้นพื้นฐาน กระทรวงศึกษาธิการ โดยแต่ละองค์ประกอบของเมทาดาทามีรายละเอียดดังนี้

(1) ชื่อเรื่อง (Title) หมายถึง ชื่อของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ซึ่งโดยทั่วไปให้ใช้ชื่อเรื่อง
ที่รู้จักอย่างแพร่หลาย

(2) คำสำคัญ (Keywords) หมายถึง หัวเรื่องหรือคำสำคัญ ที่ใช้อธิบายแทนเรื่อง
และเนื้อหาของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

(3) ชนิดของมัลติมีเดีย (Multimedia Type) หมายถึง ลักษณะเฉพาะตัวของเลิร์น
นิ่งอ็อบเจกต์ใดๆ ที่บ่งบอกเกี่ยวกับชนิดของมัลติมีเดียในแต่ละรูปแบบที่มีอยู่ในเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์
โดยมีค่าของข้อมูลคือ วิดิทัศน์ (Video) ภาพเคลื่อนไหว (Animation) เสียง (Audio) การนำเสนอ
(Presentation) กราฟิก (Graphic) การจำลอง (Simulation) และเชื่อมโยง (Link)

(4) ชนิดของเนื้อหาแบบเรื่องเล่า (Narrative Content Type) หมายถึง ลักษณะ
เฉพาะตัวของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ใด ๆ ที่บ่งบอกเกี่ยวกับชนิดของเนื้อหาที่มีลักษณะแบบเรื่องเล่า
โดยมีค่าของข้อมูล คือ บทคัดย่อ (Abstract) การอธิบายคร่าว ๆ (Overview) บทนำ
(Introduction) บทเรียน (Chapter) ข้อสรุป (Summary) และบรรณานุกรม (Bibliography)

(5) ชนิดของเนื้อหาที่เกี่ยวกับกระบวนการคิด (Cognitive Content Type) หมายถึง
ลักษณะเฉพาะตัวของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ใด ๆ ที่บ่งบอกเกี่ยวกับชนิดของเนื้อหาที่เกี่ยวกับ
กระบวนการคิด โดยมีค่าของข้อมูล คือ ข้อเท็จจริง (Fact) บทนิยาม (Definition) กระบวนการ
(Process) กระบวนการงาน (Procedure) สาธิต (Demo) และขั้นตอนวิธี (Algorithm)

(6) ชนิดของเนื้อหาที่ช่วยสนับสนุน (Supporting Content Type) หมายถึง ลักษณะ
เฉพาะตัวของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ใด ๆ ที่บ่งบอกเกี่ยวกับชนิดของเนื้อหาที่ช่วยสนับสนุนการเรียนรู้
โดยมีค่าของข้อมูลคือ ตัวอย่าง (Example) แบบฝึกหัด (Exercise) การอ้างอิง (Reference) การบรรยาย
(Description) ข้อคำถาม (Question) และคำตอบ (Answer)

(7) ชนิดของเนื้อหาที่เกี่ยวข้องกับการจัดสภาพแวดล้อม (Environment
ContentType) หมายถึง ลักษณะเฉพาะตัวของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ใด ๆ ที่บ่งบอกเกี่ยวกับชนิดของ
เนื้อหาที่เกี่ยวข้องกับการจัดสภาพแวดล้อมค่าของข้อมูล คือ เวลา (Time) กำหนดการ (Schedule)
เสียง (Sound) สถานที่ (Place) แรงจูงใจ (Motivation) เงื่อนไข (Condition) การมอบหมาย
(Assignment) และการประเมินผล (Evaluation)

4.1.2 คลังคำศัพท์

การจัดเก็บคำในคลังคำศัพท์ของงานวิจัยนี้ ใช้วิธีการจัดหมวดหมู่คำศัพท์ด้วยสคอส
(Simple Knowledge Organization System: SKOS) มีการอธิบายความสัมพันธ์เชิงความหมายของ

คำศัพท์ต่าง ๆ ใน 3 ลักษณะคือ ความสัมพันธ์ในลักษณะเท่าเทียมกัน ความสัมพันธ์ในลักษณะลดหลั่นตามลำดับชั้นและความสัมพันธ์ในลักษณะเกี่ยวข้องกันหรือความหมายคาบเกี่ยวกัน เป็นคลังคำศัพท์ที่สร้างขึ้นใหม่ซึ่งประกอบด้วย ชุดของคำศัพท์ที่เกี่ยวข้องกับเนื้อหาสาระวิชาเคมีในระดับมัธยมศึกษาจำนวนทั้งสิ้น 224 คำ ซึ่งเก็บรวบรวมได้มาจาก 3 แหล่งข้อมูลคือ (1) แหล่งคำได้มาจากแบบแผนการจัดหมวดหมู่สากล ได้แก่ ระบบทศนิยมดิวอี้หรือระบบดีดีซี (DDC) ระบบหอสมุดรัฐสภาอเมริกันหรือระบบแอลซี (LC) และ ยูเนสโกทริซอร์ส (UNESCO Thesaurus) (2) แหล่งความได้มาจากชื่อเรื่องของสื่อการสอนอิเล็กทรอนิกส์กลุ่มสาระวิชาวิทยาศาสตร์ ที่อยู่ภายใต้โครงการพัฒนาสื่ออิเล็กทรอนิกส์ตามแผนปฏิบัติการไทยเข้มแข็ง 2555 (sp2) และสกัดคำจากตำราและหนังสือเรียนของกลุ่มสาระการเรียนรู้วิทยาศาสตร์ ระดับมัธยมศึกษา และ (3) แหล่งบุคคลได้มาจากกลุ่มของผู้ใช้และผู้ทรงคุณวุฒิและ/หรือผู้เชี่ยวชาญในสาขาวิชาเคมี

ทั้งนี้ คำศัพท์ทั้งหมดในคลังคำจะถูกกำหนดลำดับความสำคัญให้กับคำต่าง ๆ ตามตำแหน่งของความสัมพันธ์เชิงความหมายของคำใด ๆ กับคำอื่น โดยใช้เกณฑ์การจัดอันดับความสำคัญและ คำนำน้าหนักด้วยเทคนิคการจัดลำดับด้วยวิธีหาผลรวม (Rank Sum) ดังนั้น เมื่อใช้คำค้นที่แตกต่างกัน คำนำน้าหนักของคำศัพท์ในคลังคำก็จะเปลี่ยนไปและแตกต่างกัน เพราะจะขึ้นอยู่กับความสัมพันธ์เชิงความหมายตาม โครงสร้างของ สคอส์ว่าค่านัน ๆ มีคำศัพท์ใดบ้างที่เกี่ยวข้อง โดยคำนำน้าหนักที่ได้ ดังกล่าว จะถูกนำไปใช้ในขั้นตอนการทำดัชนีและการจับคู่ระหว่างคำค้นกับ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ และจัดอันดับ ผลการสืบค้นข้อมูล ของมอดูลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคลต่อไป

4.2 ผลการพัฒนามอดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล

การพัฒนามอดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล ของงานวิจัยนี้ มุ่งเน้นที่กระบวนการศึกษาทดลองที่มีความเกี่ยวข้องและเชื่อมโยงกันในหลายรูปแบบทั้งนี้ เพื่อให้สามารถสร้างกฎการแนะนำ (Recommendation Rules) ที่สามารถอธิบายหรือบอก ความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลคุณลักษณะ เฉพาะ ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่ผู้ใช้มีความชอบกับ ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล ได้อย่างมีประสิทธิภาพและเหมาะสมโดยใช้ การผสมผสานระหว่างเทคนิควิธี ต่าง ๆ ได้แก่ เทคนิควิธี ต้นไม้ตัดสินใจ (Decision Tree) เทคนิควิธีเลือกลักษณะสำคัญและจัดกลุ่มข้อมูล (Feature Selection and Feature Grouping) เทคนิคการค้นหาความสัมพันธ์ (Association Rule Discovery) ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริ (Apriori Algorithm) และเทคนิควิธี ของกฎส่วนใหญ่ (Majority Rule Based) สามารถแบ่งผลการศึกษาทดลองออกเป็น 2 ส่วน คือ (1) ส่วนของผลการ

คัดเลือกลักษณะและการจัดกลุ่มข้อมูล และ (2) ส่วนของผล การแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วย เทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

4.2.1 ผลการคัดเลือกลักษณะและการจัดกลุ่มข้อมูล

กระบวนการศึกษาทดลองเพื่อ คัดเลือกลักษณะและการจัดกลุ่มข้อมูล สำหรับนำไปใช้ในการสร้างมอดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลของงานวิจัยนี้ ประกอบด้วย 2 การทดลอง คือ การเพิ่มประสิทธิภาพการทำนาย ตัวแบบ โดยการจัดกลุ่มข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์การทดลองA)และการเพิ่มประสิทธิภาพการทำนายตัวแบบ โดยการเพิ่มกลุ่มข้อมูล ความสัมพันธ์ ที่เกิดขึ้น ระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ด้วย อัลกอริทึมเอพริออริการทดลองB) มีผลการศึกษาดังนี้

4.2.1.1 ผลการเพิ่มประสิทธิภาพการทำนายของตัวแบบ โดยการจัดกลุ่มข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์(LOs Characteristics Grouping)

การทดลองนี้มีวัตถุประสงค์เพื่อเปรียบเทียบผลการ เพิ่มประสิทธิภาพ การทำนายของตัวแบบจำแนกข้อมูล (Classification Model) ภายใต้เงื่อนไขของการปรับเปลี่ยนวิธีการสร้างตัวแบบที่มีลักษณะแตกต่างกัน ระหว่าง การใช้แอททริบิวต์นำเข้า(Input Attributes) เป็น ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ไม่ได้จัดกลุ่ม(Before Grouping) และข้อมูล คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ถูกจัดกลุ่มแล้ว(After Grouping)และค้นหาอัลกอริทึม ใน กลุ่มของเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ ที่เหมาะสมสำหรับนำไปใช้ในการศึกษาทดลองขั้นตอนต่อไป โดยมีส่วนของผลการทดลอง และส่วนของการวิเคราะห์และอภิปรายผล ดังต่อไปนี้

1) ผลการทดลอง(Experimental Result)

ผลการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลภายใต้เงื่อนไขการปรับเปลี่ยน รูปแบบข้อมูลที่ใช้เป็นแอททริบิวต์นำเข้าเพื่อสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลที่มีลักษณะแตกต่างกันในการศึกษาทดลองนี้สามารถแบ่งผล การเปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบระหว่าง การใช้แอททริบิวต์นำเข้า เป็น ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ไม่ได้จัดกลุ่ม(Before Grouping) และข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ถูกจัดกลุ่มแล้ว(After Grouping) ทำให้สามารถสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลได้จำนวน 4ตัวแบบ ประกอบด้วย ตัวแบบจำแนกข้อมูลตามรูปแบบการเรียนรู้ (Classification Model for Learning Styles)ตัวแบบจำแนกข้อมูลตามเพศ (Classification Model for Gender) ตัวแบบจำแนกข้อมูลตามระดับการศึกษา (Classification Model

for Grade Level) และตัวแบบจำแนกข้อมูลตามลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ (Classification Model for Science Favorite) มีผลการศึกษาดังต่อไปนี้

1.1) ตัวแบบจำแนก ข้อมูลตาม รูปแบบการเรียนรู้ (Classification Model for Learning Styles)เมื่อเปรียบเทียบและวิเคราะห์ค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามรูปแบบการเรียนรู้ พบว่า การใช้แอททริบิวต์นำเข้า เป็นข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่ง อ็อบเจกต์ที่ถูกจัดกลุ่มแล้วจะมีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้อง (Total Accuracy) ของตัวแบบจำแนกข้อมูลสูงกว่าการใช้ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ไม่ได้จัดกลุ่ม ทั้ง 5 อัลกอริทึม ดังตารางที่ 4.1 และ 4.2

ตารางที่ 4.1 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตาม รูปแบบการเรียนรู้ โดยใช้ ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ไม่ได้จัดกลุ่ม

Model	Accuracy (%)			
	Independent	Participant	Collaborative	Total
Random Tree	38.93 %	54.88 %	50.59 %	49.42 %
J48 Tree	41.22 %	56.28 %	41.76 %	47.67 %
NB Tree	29.01 %	63.72 %	34.12 %	45.16 %
BF Tree	32.06 %	48.84 %	41.76 %	42.25 %
Simple Tree	34.35 %	51.63 %	35.88 %	42.05 %

ตารางที่ 4.2 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตาม รูปแบบการเรียนรู้ โดยใช้ ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ถูกจัดกลุ่มแล้ว

Model	Accuracy (%)			
	Independent	Participant	Collaborative	Total
Random Tree	53.44 %	66.05 %	44.71 %	55.82 %
J48 Tree	42.75 %	66.98 %	41.18 %	52.32 %
NB Tree	41.22 %	72.56 %	51.76 %	57.76 %
BF Tree	34.35 %	65.58 %	32.35 %	46.71 %
Simple Tree	34.35 %	62.79 %	40.59 %	48.91 %

ผลการวิเคราะห์ ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้น ของแต่ละอัลกอริทึม (ตารางที่ 4.1 และ 4.2) ของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามรูปแบบการเรียนรู้ พบว่า อัลกอริทึม NB Tree มีค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลที่เพิ่มขึ้น มากที่สุด จำนวนร้อยละ 12.60 รองลงมาคือ อัลกอริทึม Simple Tree มีค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้น จำนวนร้อยละ 6.86ลำดับถัดมาคือ อัลกอริทึม Random Tree อัลกอริทึม J48 และอัลกอริทึม BF Tree มีค่าความถูกต้องของตัวแบบที่เพิ่มขึ้น จำนวนร้อยละ 6.40, 4.65และ 4.46ตามลำดับ

1.2) ตัวแบบจำแนกข้อมูลตามเพศ (Classification Model for Gender) เมื่อเปรียบเทียบและวิเคราะห์ค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามเพศ พบว่า การใช้เอททริบิวท์นำเข้าไปเป็นข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ถูกจัดกลุ่มแล้ว จะมีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้อง (TotalAccuracy) ของตัวแบบจำแนกข้อมูลสูงกว่าการใช้ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ไม่ได้จัดกลุ่มทั้ง 5 อัลกอริทึม ดังตารางที่ 4.3 และ 4.4

ตารางที่ 4.3 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามเพศ โดยใช้ ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ไม่ได้จัดกลุ่ม

Models	Accuracy (%)		
	Male	Female	Total
Random Tree	61.54 %	49.57 %	56.20 %
J48 Tree	65.38 %	45.65 %	56.59 %
NB Tree	70.98 %	54.78 %	63.76 %
BF Tree	76.22 %	35.65 %	58.14 %
Simple Tree	69.58 %	44.78 %	58.53 %

ตารางที่ 4.4 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามเพศ โดยใช้ ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ถูกจัดกลุ่มแล้ว

Models	Accuracy (%)		
	Male	Female	Total
Random Tree	76.92 %	57.83 %	68.41 %
J48 Tree	77.62 %	56.09 %	68.02 %
NB Tree	76.57 %	58.26 %	68.41 %
BF Tree	73.08 %	45.65 %	60.85 %
Simple Tree	65.73 %	54.35 %	60.66 %

ผลการวิเคราะห์ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นของแต่ละอัลกอริทึม (ตารางที่ 4.3 และ 4.4) ของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามเพศ พบว่า อัลกอริทึม Random Tree ค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลที่เพิ่มขึ้นมากที่สุด จำนวนร้อยละ 12.21 รองลงมาคือ อัลกอริทึม J48 มีค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้น จำนวนร้อยละ 11.43 ลำดับถัดมาคือ อัลกอริทึม NB Tree อัลกอริทึม BF Tree และอัลกอริทึม Simple Tree มีค่าความถูกต้องของตัวแบบที่เพิ่มขึ้น จำนวนร้อยละ 4.65, 2.71 และ 2.13 ตามลำดับ

1.3) ตัวแบบจำแนก ข้อมูลตาม ระดับการศึกษา (Classification Model for Grade Level) เมื่อเปรียบเทียบและวิเคราะห์ค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูล ตามระดับการศึกษาพบว่า การใช้เอททริบิวท์นำเข้าไปเป็นข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

ที่ถูกจัดกลุ่มแล้ว จะมีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้อง (Total Accuracy) ของตัวแบบจำแนกข้อมูล สูงกว่าการใช้ข้อมูล คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ไม่ได้จัดกลุ่ม ทั้ง 5 อัลกอริทึม ดัง ตารางที่ 4.5 และ 4.6

ตารางที่ 4.5 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามระดับการศึกษา โดยใช้ ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ไม่ได้จัดกลุ่ม

Models	Accuracy (%)		
	High school	Second school	Total
Random Tree	70.07 %	48.35 %	59.88 %
J48 Tree	68.25 %	60.74 %	64.73 %
NB Tree	64.96 %	58.26 %	61.82 %
BF Tree	72.26 %	42.98 %	58.53 %
Simple Tree	64.23 %	59.92 %	62.21 %

ตารางที่ 4.6 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามระดับการศึกษา โดยใช้ ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ถูกจัดกลุ่มแล้ว

Models	Accuracy (%)		
	High school	Second school	Total
Random Tree	66.79 %	61.16 %	64.15 %
J48 Tree	74.09 %	59.92 %	67.44 %
NB Tree	74.82 %	61.57 %	68.60 %
BF Tree	68.61 %	57.85 %	63.57 %
Simple Tree	64.96 %	60.74 %	62.98 %

ผลการวิเคราะห์ ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้น ของแต่ละอัลกอริทึม (ตารางที่ 4.5 และ 4.6) ของตัวแบบจำแนกข้อมูลตาม ระดับการศึกษา พบว่า อัลกอริทึม NB Tree มีค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลที่เพิ่มขึ้น มากที่สุด จำนวนร้อยละ 6.78 รองลงมาคือ อัลกอริทึม BF Tree มีค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้น จำนวนร้อยละ 5.04ลำดับถัดมา คือ อัลกอริทึม Random Tree อัลกอริทึม J48 และอัลกอริทึม Simple Tree ค่าความถูกต้องของตัวแบบที่เพิ่มขึ้น จำนวนร้อยละ 4.27, 2.71, 0.77 ตามลำดับ

1.4) ตัวแบบจำแนกข้อมูลตามลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ (Classification Model for Science Favorite) เมื่อเปรียบเทียบและวิเคราะห์ค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ พบว่า การใช้ แอททริบิวท์นำเข้า เป็นข้อมูล คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ถูกจัดกลุ่มแล้ว จะมีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความ

ถูกต้อง (Total Accuracy) ของตัวแบบจำแนกข้อมูลสูงกว่าการใช้ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งออบเจกต์ที่ไม่ได้จัดกลุ่มทั้ง 5 อัลกอริทึม ดังตารางที่ 4.7 และ 4.8

ตารางที่ 4.7 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามลักษณะความชอบวิชา วิทยาศาสตร์ โดยใช้ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งออบเจกต์ที่ไม่ได้จัดกลุ่ม

Models	Accuracy (%)		
	Favored	Disfavored	Total
Random Tree	62.73 %	53.06 %	58.14 %
J48 Tree	59.41 %	52.24 %	56.01 %
NB Tree	59.41 %	62.04 %	60.66 %
BF Tree	54.24 %	57.55 %	55.81 %
Simple Tree	53.51 %	60.41 %	56.78 %

ตารางที่ 4.8 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลตาม ลักษณะความชอบวิชา วิทยาศาสตร์โดยใช้ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งออบเจกต์ที่ถูกจัดกลุ่มแล้ว

Models	Accuracy (%)		
	Favored	Disfavored	Total
Random Tree	69.00 %	64.08 %	66.67 %
J48 Tree	63.84 %	57.96 %	61.05 %
NB Tree	61.25 %	72.65 %	66.67 %
BF Tree	59.04 %	57.96 %	58.53 %
Simple Tree	56.83 %	58.37 %	57.56 %

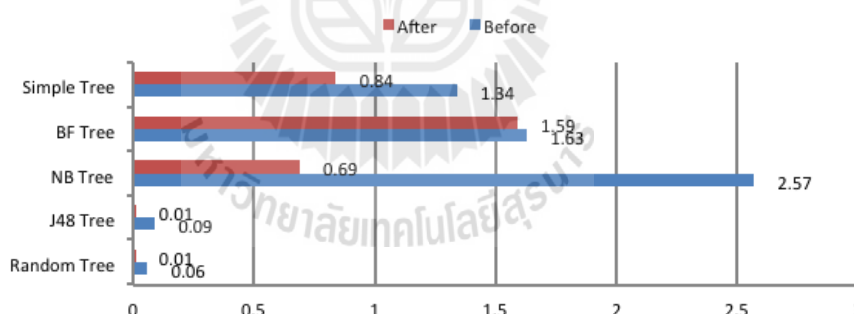
ผลการวิเคราะห์ ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้น ของแต่ละอัลกอริทึม (ตารางที่ 4.7 และ 4.8) ของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามลักษณะความชอบวิชา วิทยาศาสตร์พบว่า อัลกอริทึม Random Tree มีค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลที่เพิ่มขึ้นมากที่สุด ร้อยละ 8.53 รองลงมาคือ อัลกอริทึม NB Tree มีค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้น จำนวนร้อยละ 6.01ลำดับถัดมาคือ อัลกอริทึม J48อัลกอริทึม BF Tree อัลกอริทึม Simple Tree มีค่าความถูกต้องของตัวแบบที่เพิ่มขึ้น จำนวนร้อยละ 5.04, 2.72และ0.78 ตามลำดับ

2) วิเคราะห์และอภิปรายผล(Analysis and Discussion)

จากการวิเคราะห์ ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้อง ที่เพิ่มขึ้น โดยทำการเปรียบเทียบระหว่างการเลือกใช้แอททริบิวท์นำเข้าที่เป็นข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งออบเจกต์ที่ไม่ได้จัดกลุ่มและที่ถูกจัดกลุ่มแล้ว พบว่า การใช้ข้อมูล คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งออบเจกต์ที่ถูกจัดกลุ่มแล้วเป็นแอททริบิวท์นำเข้าจะสามารถเพิ่มประสิทธิภาพในการทำนายของตัว

แบบจำลองข้อมูลได้ดีขึ้นทุก อัลกอริทึม (ตารางที่ 4.1 – 4.8) ในส่วนของการพิจารณาคัดเลือก อัลกอริทึมที่เหมาะสมสำหรับงานวิจัยนี้ จะใช้การศึกษาวิเคราะห์ประสิทธิภาพการทำงานของ อัลกอริทึมจาก 2 ส่วนที่เกี่ยวข้องคือ (1) ความสามารถด้านเวลาที่ใช้ในการประมวลผล และ (2) ความสามารถในการเพิ่มค่าความถูกต้องของอัลกอริทึม เป็นการทดสอบการทำงานของอัลกอริทึม บนระบบปฏิบัติการ OSX 10.9 ซีพียู Intel Core i7 – 2.0 GHz ในส่วนของความสามารถด้านเวลาที่ใช้ในการประมวลผล ผลปรากฏว่า

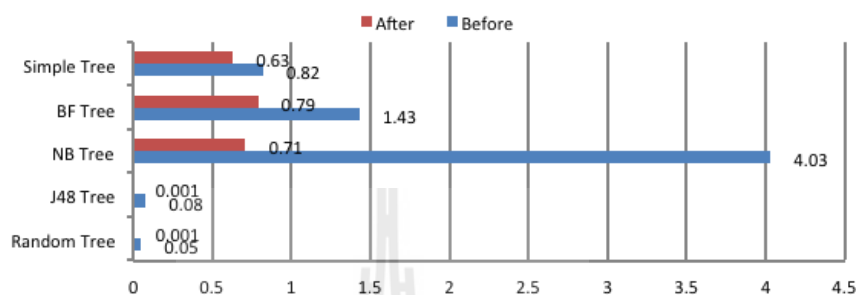
อัลกอริทึมที่ช่วยลดเวลาการสร้าง ตัวแบบจำลองข้อมูลตามรูปแบบ การเรียนรู้มากที่สุด คืออัลกอริทึม J48คิดเป็นร้อยละ 88.89 รองลงมาคือ อัลกอริทึม Random Tree อัลกอริทึม NB Tree อัลกอริทึม Simple Tree และอัลกอริทึม BF Tree คิดเป็นร้อยละ 83.88, 73.15, 37.31และ 2.45 ตามลำดับ โดยมีค่าเฉลี่ยของเวลาที่ใช้เวลาในการสร้างต้นไม้ตัดสินใจลดลง เท่ากับ ร้อยละ 57.03(ดังรูปที่ 4.1) ซึ่งมีลักษณะเช่นเดียวกันกับการสร้าง ตัวแบบจำลองข้อมูลตามเพศ ที่ พบว่า อัลกอริทึมที่ช่วยลดเวลามากที่สุด คืออัลกอริทึม J48 คิดเป็นร้อยละ 98.75 รองลงมาคือ อัลกอริทึม Random Tree อัลกอริทึม NB Tree อัลกอริทึม BF Tree และอัลกอริทึม Simple Tree คิดเป็นร้อยละ 98.00, 82.38, 44.76 และ23.17 ตามลำดับ โดยมีค่าเฉลี่ยของเวลาที่ใช้เวลาในการ สร้างต้นไม้ตัดสินใจลดลง เท่ากับร้อยละ 69.41(ดังรูปที่ 4.2)



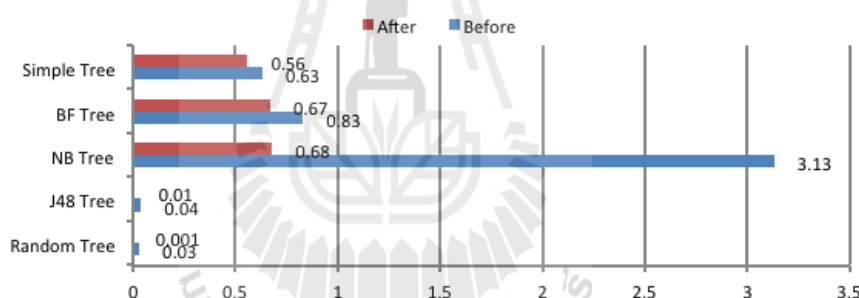
รูปที่ 4.1 กราฟเปรียบเทียบเวลาที่ใช้ในการสร้างต้นไม้ตัดสินใจของตัวแบบจำลองข้อมูล ตามรูปแบบการเรียนรู้

สำหรับอัลกอริทึมที่ช่วยลดเวลาการสร้าง ตัวแบบจำลองข้อมูลตาม ระดับการศึกษามากที่สุดคืออัลกอริทึม Random Tree คิดเป็นร้อยละ 98.33 รองลงมาคือ อัลกอริทึม J48 อัลกอริทึม NB Tree อัลกอริทึม Simple Tree และอัลกอริทึม BF Tree คิดเป็นร้อยละ 87.50, 69.95, 9.62 และ6.06 ตามลำดับ โดยมีค่าเฉลี่ยของเวลาที่ใช้เวลาในการสร้างต้นไม้ตัดสินใจลดลง เท่ากับร้อยละ 54.29(ดังรูปที่ 4.3) ซึ่งมีลักษณะเช่นเดียวกันกับการสร้าง ตัวแบบจำลองข้อมูลตาม

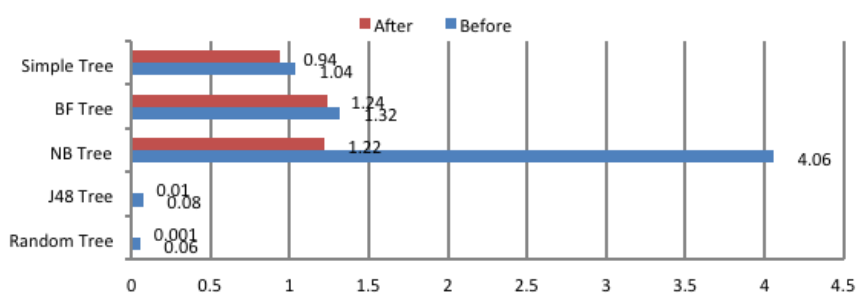
ลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ ที่พบว่าอัลกอริทึมที่ช่วยลดเวลามากที่สุด คืออัลกอริทึม Random Tree คิดเป็นร้อยละ 96.67 รองลงมาคือ อัลกอริทึม NB Tree อัลกอริทึม J48อัลกอริทึม BF Tree และอัลกอริทึม Simple Tree คิดเป็นร้อยละ 78.27, 75.00, 19.28และ11.11 ตามลำดับ โดยมี ค่าเฉลี่ยของเวลาที่ใช้เวลาในการสร้างต้นไม้ตัดสินใจลดลง เท่ากับร้อยละ 56.07(ดังรูปที่ 4.4)



รูปที่ 4.2 กราฟเปรียบเทียบเวลาที่ใช้ในการสร้างต้นไม้ตัดสินใจของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามเพศ

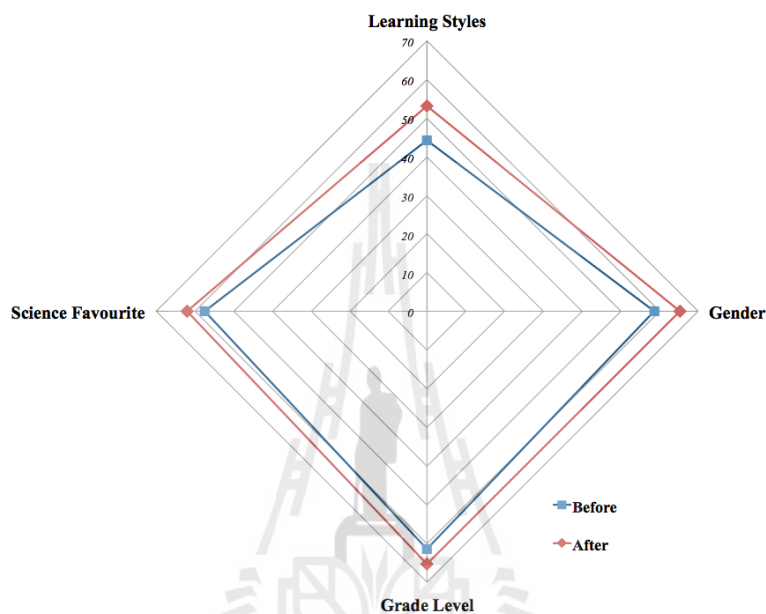


รูปที่ 4.3 กราฟเปรียบเทียบเวลาที่ใช้ในการสร้างต้นไม้ตัดสินใจของตัวแบบจำแนกข้อมูลตามระดับการศึกษา

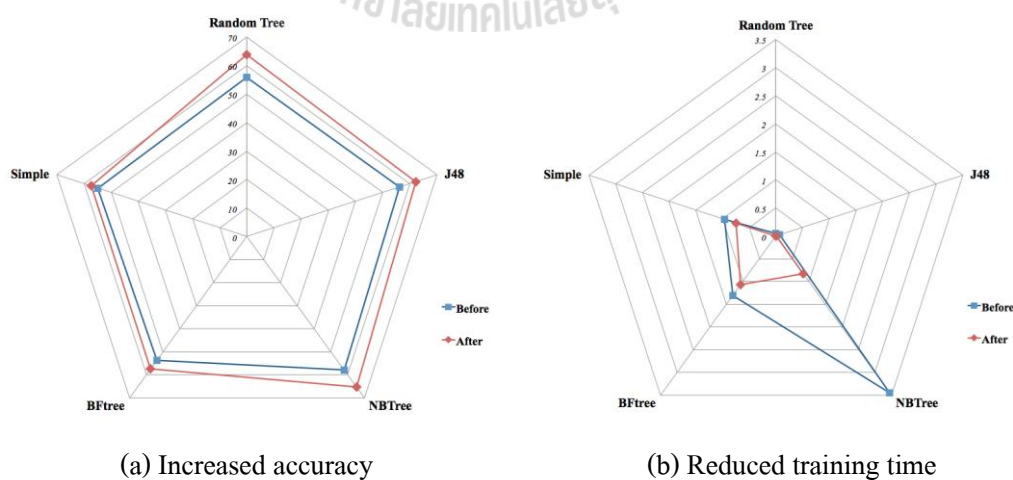


รูปที่ 4.4 กราฟเปรียบเทียบเวลาที่ใช้ในการสร้างต้นไม้ตัดสินใจของตัวแบบจำแนกข้อมูลตาม ลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์

ในส่วนของการวิเคราะห์ความสามารถในการเพิ่มค่าความถูกต้องของอัลกอริทึมต่างๆ นั้น เมื่อพิจารณาจากภาพรวมของสัดส่วนค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นของแต่ละตัวแบบจำแนกข้อมูลจะเห็นได้ว่า ตัวแบบจำแนกข้อมูลตามรูปแบบการเรียนรู้ จะมีสัดส่วนของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นมากที่สุด รองลงมาคือตัวแบบจำแนกข้อมูลตามเพศตัวแบบจำแนกข้อมูลตามลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์และตัวแบบจำแนกข้อมูลตามระดับการศึกษาดังรูปที่ 4.5



รูปที่ 4.5 กราฟเปรียบเทียบค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นของแต่ละตัวแบบจำแนกข้อมูล



รูปที่ 4.6 กราฟเปรียบเทียบค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นและการลดเวลาที่ใช้ในการประมวลผลจำแนกตามอัลกอริทึม

จากรูปที่ 4.6 เมื่อเปรียบเทียบ ค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นและการลด เวลาที่ใช้ในการประมวลผล ของอัลกอริทึมต่างๆ พบว่า อัลกอริทึม J48อัลกอริทึม Random Tree และอัลกอริทึม NB Tree มีสัดส่วนของการเพิ่ม ค่าความถูกต้อง ได้ใกล้เคียงกัน ในขณะที่อัลกอริทึม NB Tree มีการใช้ช่วงเวลาในการประมวลผลข้อมูลมาก ในขณะที่ อัลกอริทึม J48และอัลกอริทึม Random Tree ใช้เวลาในการประมวลผลที่น้อยกว่าอย่างเห็นได้ชัด

ดังนั้นทำให้ได้ข้อสรุปจากการศึกษาทดลองนี้ว่า อัลกอริทึมและ ลักษณะข้อมูลที่มีความเหมาะสมสำหรับนำไปใช้ในการออกแบบและพัฒนาตัวแบบใน ขั้นตอนต่อไปคือ อัลกอริทึม J48หรืออัลกอริทึม Random Treeและแอททริบิวต์นำเข้าควรเลือกใช้วิธีการจัดกลุ่มข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์(LOs Characteristics Grouping)

4.2.1.2 ผลการเพิ่มประสิทธิภาพการทำนายของตัวแบบ โดยการเพิ่มกลุ่มข้อมูล ความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริ (Apriori Algorithm)

การทดลองนี้ มีวัตถุประสงค์เพื่อเปรียบเทียบผลการ เพิ่มประสิทธิภาพการทำนายตัวแบบจำแนกข้อมูลด้วยอัลกอริทึมในกลุ่มของเทคนิควิธีค้นไม่ตัดสินใจโดยการเพิ่ม ข้อมูลแอททริบิวต์นำเข้าที่เป็นคุณลักษณะใหม่ (New Feature) จำนวน 6 คุณลักษณะ ซึ่งเป็นกลุ่มข้อมูล ความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึม เอพริออริของ3เซตข้อมูลที่ประกอบด้วยเซต $A = \{A^2, A^3\}$ เซต $B = \{B^2, B^3\}$ และเซต $C = \{C^2, C^3\}$ ได้แก่ $A^2 = \{\text{Summary, Demo}\}$ $A^3 = \{\text{Summary, Fact, Demo}\}$ $B^2 = \{\text{Summary, Example}\}$ $B^3 = \{\text{Simulation, Summary, Example}\}$ $C^2 = \{\text{Exercise, Time}\}$ และ $C^3 = \{\text{Overview, Exercise, Time}\}$ เพื่อศึกษาเปรียบเทียบผลการทำนายโดยใช้วิธีการเพิ่มคุณลักษณะในรูปแบบต่างๆ ทำให้สามารถนำเสนอผลการศึกษาทดลองออกเป็น 2 ส่วนคือ ส่วนของผลการทดลอง และส่วนของการ วิเคราะห์และอภิปรายผล ดังต่อไปนี้

1) ผลการทดลอง (Experimental Result)

เนื่องจากการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลของการศึกษาทดลองนี้ มีการกำหนดเงื่อนไขการปรับเปลี่ยนและเพิ่มจำนวนของ แอททริบิวต์นำเข้า หลายรูปแบบ จึงสามารถแบ่งผลการศึกษาทดลองออกเป็น4การทดลองย่อยดังต่อไปนี้

1.1) ผลการทดลองย่อยส่วนที่ 1 หรือการทดลอง B1เป็นส่วนของการ ออกแบบการทดลองที่มีการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลและใช้ชุดข้อมูลต่างๆ เช่นเดียวกับ

การศึกษาทดลอง A สำหรับส่วนที่ต่างกันคือ การศึกษาทดลอง B1 จะมีผลการทดสอบและสร้างตัวแบบซ้ำ 2 ครั้งกับชุดทดสอบที่ 1 (Case 1) และชุดทดสอบที่ 2 (Case 2) ตามลำดับ เพื่อเป็นการตรวจสอบและยืนยันความน่าเชื่อถือของค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลที่ได้อีกครั้ง

ผลการเปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลทั้ง 4 ตัวแบบพบว่า การใช้ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่จัดกลุ่มแล้ว (Grouping) จำนวน 5 คุณลักษณะ มาใช้เป็นแอททริบิวต์นำเข้า สำหรับการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลทำให้ได้ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้อง (Total Accuracy) ของแต่ละตัวแบบจำแนกข้อมูลของทุกอัลกอริทึม (J48, RT และ RFT) สูงกว่าการใช้ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ไม่ได้จัดกลุ่มหรือข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เริ่มต้น (Original) จำนวน 19 คุณลักษณะของทั้ง 2 ชุดทดสอบ ดังตารางที่ 4.9 และ ตารางที่ 4.10

ตารางที่ 4.9 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลระหว่างข้อมูลคุณลักษณะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เริ่มต้น กับข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่จัดกลุ่มแล้วชุดทดสอบที่ 1 (Case 1)

Output	Original (19 inputs)			Grouping (5 inputs)		
	J48	RT	RFT	J48	RT	RFT
Learning Style	42.65 %	42.02 %	45.38 %	48.11 %	49.58 %	51.26 %
Gender	54.41 %	53.78 %	56.51 %	56.30 %	60.71 %	61.76 %
Grade Level	56.51 %	55.67 %	60.08 %	58.61 %	64.71 %	65.76 %
Science Favored	52.10 %	53.99 %	53.57 %	53.36 %	56.30 %	57.98 %
Average	51.42 %	51.37 %	53.89 %	54.10 %	57.83 %	59.19 %

ตารางที่ 4.10 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลระหว่างข้อมูลคุณลักษณะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เริ่มต้นกับข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่จัดกลุ่มแล้วชุดทดสอบที่ 2 (Case 2)

Output	Original (19 inputs)			Grouping (5 inputs)		
	J48	RT	RFT	J48	RT	RFT
Learning Style	40.97 %	43.49 %	43.91 %	47.27 %	47.06 %	51.05 %
Gender	55.04 %	58.19 %	56.93 %	56.93 %	60.92 %	60.29 %
Grade Level	57.35 %	55.46 %	58.40 %	58.82 %	64.92 %	66.39 %
Science Favored	52.52 %	51.89 %	51.05 %	53.78 %	59.24 %	57.77 %
Average	51.47 %	52.26 %	52.57 %	54.20 %	58.04 %	58.88 %

ผลการวิเคราะห์ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นของทั้ง 2 ชุดทดสอบ (ตารางที่ 4.9 และ 4.10) พบว่า ในชุดทดสอบที่ 1 (Case 1) มีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นของ อัลกอริทึม J48 อัลกอริทึม RT และ อัลกอริทึม RFT เท่ากับร้อยละ 2.68, 6.46 และ 5.30 ตามลำดับ สำหรับชุดทดสอบที่ 2 (Case 2) มีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องที่

เพิ่มขึ้นของอัลกอริทึม J48 อัลกอริทึม RT และอัลกอริทึม RFT เท่ากับร้อยละ 2.73, 5.78 และ 6.31 ตามลำดับ จากผลการทดลองที่ได้ในครั้งนี้ จะเห็นได้ว่า ผลที่ได้มีความสอดคล้องกับผลการทดลอง A ที่กล่าวมาแล้วในข้างต้น ทำให้สามารถตรวจสอบและ ยืนยันความน่าเชื่อถือ ตามแนวความคิดที่จะการใช้ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่จัดกลุ่มแล้ว (Grouping) สำหรับสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลในงานวิจัยครั้งนี้

1.2) ผลการทดลองย่อยส่วนที่ 2 หรือการทดลอง B2เป็นส่วนของการออกแบบการทดลอง เพื่อศึกษาและวิเคราะห์ผลที่ได้จากการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลโดยการกำหนดให้แอททริบิวต์นำเข้าคือคุณลักษณะใหม่ (New Feature) ที่ได้มาจากความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริจำนวน 6 คุณลักษณะซึ่งมาจาก 3 เซตข้อมูลที่ประกอบด้วยเซต $A = \{A^2, A^3\}$ เซต $B = \{B^2, B^3\}$ และเซต $C = \{C^2, C^3\}$ ในการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลแต่ละตัวแบบโดยใช้ ตัวจำแนกคือ แอททริบิวต์ที่เกี่ยวข้องกับข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล

ตารางที่ 4.11 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลระหว่างข้อมูลคุณลักษณะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เริ่มต้น กับกลุ่มข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริชุดทดสอบที่ 1(Case 1)

Output	Original (19 inputs)			Apriori Grouping (6 inputs)		
	J48	RT	RFT	J48	RT	RFT
Learning Style	42.65 %	42.02 %	45.38 %	44.75 %	51.26 %	51.68 %
Gender	54.41 %	53.78 %	56.51 %	58.40 %	59.45 %	62.82 %
Grade Level	56.51 %	55.67 %	60.08 %	60.50 %	65.76 %	67.23 %
Science Favored	52.10 %	53.99 %	53.57 %	53.57 %	57.98 %	56.30 %
Average	51.42 %	51.37 %	53.89 %	54.31 %	58.61 %	59.51 %

ตารางที่ 4.12 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลระหว่างข้อมูลคุณลักษณะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เริ่มต้น กับกลุ่มข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริชุดทดสอบที่ 2(Case 2)

Output	Original (19 inputs)			Apriori Grouping (6 inputs)		
	J48	RT	RFT	J48	RT	RFT
Learning Style	40.97 %	43.49 %	43.91 %	44.33 %	48.53 %	49.16 %
Gender	55.04 %	58.19 %	56.93 %	58.82 %	59.87 %	63.03 %
Grade Level	57.35 %	55.46 %	58.40 %	61.34 %	65.97 %	68.28 %
Science Favored	52.52 %	51.89 %	51.05 %	54.41 %	57.56 %	57.77 %
Average	51.47 %	52.26 %	52.57 %	54.73 %	57.98 %	59.56 %

ผลการศึกษาเปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลทั้ง 4 ตัวแบบ พบว่า การใช้ข้อมูลที่เป็น คุณลักษณะใหม่ ที่ได้มาจาก ความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้น

ระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึม เอพริออริจำนวน 6 คุณลักษณะมาใช้เป็นแอททริบิวต์นำเข้า สำหรับการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลทำให้ได้ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้อง (Total Accuracy) ของแต่ละตัวแบบจำแนกข้อมูลของทุกอัลกอริทึม (J48, RT และ RFT) สูงกว่าการใช้ข้อมูล คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เริ่มต้น (Original) จำนวน 19 คุณลักษณะของทั้ง 2 ชุดทดสอบดังตารางที่ 4.11 และ ตารางที่ 4.12

ผลการวิเคราะห์ ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้น ของทั้ง 2 ชุดทดสอบ (ตารางที่ 4.11 และ 4.12) พบว่า ในชุดทดสอบที่ 1 (Case 1) มีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นของ อัลกอริทึม J48อัลกอริทึม RT และอัลกอริทึม RFT เท่ากับร้อยละ 2.89, 7.24และ 5.62 ตามลำดับ สำหรับชุดทดสอบที่ 2 (Case 2) มีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นของ อัลกอริทึม J48อัลกอริทึม RT และ อัลกอริทึม RFT เท่ากับร้อยละ 3.26, 5.72และ 6.99 ตามลำดับ ซึ่งแสดงให้เห็นว่า การเลือกใช้ กลุ่มข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่ได้จากอัลกอริทึม เอพริออริ สามารถนำมาใช้เป็น แอททริบิวต์นำเข้า เพื่อช่วยเพิ่ม ประสิทธิภาพการทำงานายตัวแบบจำแนกได้เช่นเดียวกัน

1.3) ผลการทดลองย่อยส่วนที่ 3 หรือการทดลอง B3เป็นส่วนของการออกแบบการทดลอง เพื่อศึกษาและ วิเคราะห์ผลที่ได้จากการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลโดยการใช้แอททริบิวต์นำเข้าที่ได้มาจากคุณลักษณะ 2 ส่วนที่เกี่ยวข้อง คือ ส่วนของข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่จัดกลุ่มแล้ว (Grouping) จำนวน 5 คุณลักษณะ และส่วนของคุณลักษณะที่ได้จากการจัดกลุ่ม ความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึม เอพริออริ จำนวน 6 คุณลักษณะ ทำให้ได้คุณลักษณะทั้งสิ้น 11 คุณลักษณะสำหรับสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลโดยมีตัวจำแนกคือ แอททริบิวต์ที่เกี่ยวข้องกับข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลเช่นเดียวกับการทดลองก่อนหน้านี้

ผลการเปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูล ทั้ง 4 ตัวแบบ พบว่า การใช้ข้อมูลที่รวบรวมมาจากคุณลักษณะที่เกี่ยวข้องจำนวนทั้งสิ้น 11 คุณลักษณะ มาใช้เป็น แอททริบิวต์นำเข้า สำหรับการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลทำให้ได้ ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้อง (Total Accuracy) ของแต่ละตัวแบบจำแนกข้อมูลของทุกอัลกอริทึม (J48, RT และ RFT) สูงกว่าการใช้ข้อมูลข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เริ่มต้น (Original) จำนวน 19 คุณลักษณะ ของทั้ง 2 ชุดทดสอบดังตารางที่ 4.13และ ตารางที่ 4.14

ผลการวิเคราะห์ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นของทั้ง 2 ชุดการทดสอบ (ตารางที่ 4.13 และ 4.14) พบว่า ในชุดทดสอบที่ 1 (Case 1) มีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นของ อัลกอริทึม J48อัลกอริทึม RT และ อัลกอริทึม RFT เท่ากับร้อยละ

4.40, 8.77 และ 6.19 ตามลำดับ สำหรับชุดทดสอบที่ 2 (Case 2) มีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นของอัลกอริทึม J48 อัลกอริทึม RT และอัลกอริทึม RFT เท่ากับร้อยละ 4.58, 6.30 และ 7.93 ตามลำดับ จากผลการทดลองที่ได้ในครั้งนี้ แสดงให้เห็นว่า การสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลที่เลือกใช้ แอททริบิวต์นำเข้า เป็นข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่จัดกลุ่มแล้ว (Grouping) ร่วมกับข้อมูลคุณลักษณะที่ได้การจัดกลุ่ม ความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึม เอพริออริ ทำให้สามารถ เพิ่มประสิทธิภาพการทำนายตัวแบบ จำแนกได้ดียิ่งขึ้น

ตารางที่ 4.13 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลระหว่างข้อมูลคุณลักษณะของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เริ่มต้น กับการใช้กลุ่มข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่ง อ็อบเจกต์ทั้งหมดที่เกี่ยวข้องชุดทดสอบที่ 1(Case 1)

Output	Original (19 input)			Cooperation (11 inputs)		
	J48	RT	RFT	J48	RT	RFT
Learning Style	42.65 %	42.02 %	45.38 %	49.16 %	53.78 %	52.10 %
Gender	54.41 %	53.78 %	56.51 %	58.61 %	62.61 %	61.55 %
Grade Level	56.51 %	55.67 %	60.08 %	61.76 %	67.23 %	69.75 %
Science Favored	52.10 %	53.99 %	53.57 %	53.73 %	56.93 %	56.93 %
Average	51.42 %	51.37 %	53.89 %	55.82 %	60.14 %	60.08%

ตารางที่ 4.14 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกข้อมูลระหว่างข้อมูลคุณลักษณะของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เริ่มต้น กับการใช้กลุ่มข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่ง อ็อบเจกต์ทั้งหมดที่เกี่ยวข้องชุดทดสอบที่ 2 (Case 2)

Output	Original (19 input)			Cooperation (11 inputs)		
	J48	RT	RFT	J48	RT	RFT
Learning Style	40.97 %	43.49 %	43.91 %	48.53 %	49.58 %	53.36 %
Gender	55.04 %	58.19 %	56.93 %	59.03 %	60.08 %	63.24 %
Grade Level	57.35 %	55.46 %	58.40 %	62.18 %	66.39 %	67.65 %
Science Favored	52.52 %	51.89 %	51.05 %	54.44 %	58.19 %	57.77 %
Average	51.47 %	52.26 %	52.57 %	56.05 %	58.56 %	60.50 %

1.4) ผลการทดลองย่อยส่วนที่ 4 หรือการทดลอง B4เป็นส่วนของการออกแบบการทดลอง เพื่อศึกษาและวิเคราะห์ผลที่ได้จากการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลเพื่อ ค้นหาและคัดเลือกรูปแบบของคุณลักษณะใหม่ (New Feature) ที่มีความเหมาะสมมากที่สุด สำหรับนำไปใช้เป็น แอททริบิวต์นำเข้า ของการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล ด้วยเทคนิควิธีค้นไม่ตัดสินใจ ของงานวิจัยนี้

การสร้าง ไอเท็มเซต (ItemSets) ความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูล สำหรับทดสอบการเพิ่มประสิทธิภาพการทำนายตัวแบบ โดย วิธีการเพิ่มกลุ่มข้อมูลความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริของการทดลองใน ส่วนนี้ ได้จากการจับคู่ความสัมพันธ์ที่สามารถเกิดขึ้นได้ระหว่างข้อมูล 3 เซตคือเซต $A = \{A^2, A^3\}$ เซต $B = \{B^2, B^3\}$ และเซต $C = \{C^2, C^3\}$ จากนั้น นำไปเพิ่มเป็น แอททริบิวต์นำเข้าเพิ่มเติมจากข้อมูล คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่จัดกลุ่มแล้ว (Grouping) ที่มีอยู่จำนวน 5 คุณลักษณะ สร้างเป็น ไอเท็มเซตสำหรับการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลอาทิเช่น

- ไอเท็มเซต A หมายถึง ชุดข้อมูลที่มีการเพิ่มคุณลักษณะ ของค่า A เข้าไปจำนวน 2 คุณลักษณะมาจาก $A = \{A^2, A^3\}$ นั่นคือ $A^2 = \{\text{Summary, Demo}\}$ และ $A^3 = \{\text{Summary, Fact, Demo}\}$ ทำให้ได้คุณลักษณะ (Features) สำหรับสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล จำนวนทั้งสิ้น $(5)+2 = 7$ คุณลักษณะ

- ไอเท็มเซต $A^2 B^2 C^2$ หมายถึง ชุดข้อมูลที่มีการเพิ่ม คุณลักษณะของค่า $A^2 B^2 C^2$ เข้าไปจำนวน 3 คุณลักษณะ ซึ่งมาจาก $A^2 = \{\text{Summary, Demo}\}$ $B^2 = \{\text{Summary, Example}\}$ และ $C^2 = \{\text{Exercise, Time}\}$ ทำให้ได้คุณลักษณะ (Features) สำหรับสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลจำนวนทั้งสิ้น $(5)+3 = 8$ คุณลักษณะ

จากตารางที่ 4.15 จะเห็นได้ว่าการเพิ่มคุณลักษณะต่างๆ ที่เป็น ความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึม เอพริออริ นั้น ทำให้สามารถเพิ่มค่าความถูกต้องของตัวแบบจำแนกได้ ในทุกอัลกอริทึมและสอดคล้องกันทั้ง สองชุดทดสอบ โดยพบว่า อัลกอริทึม J48 มีค่าร้อยละของค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้น มากที่สุด เท่ากับร้อยละ 4.39 เมื่อใช้ไอเท็มเซต $A^3 B^3 C^3$ ซึ่งเป็นการเพิ่ม 3 คุณลักษณะเข้าไป ได้แก่ $A^3 = \{\text{Summary, Fact, Demo}\}$ $B^3 = \{\text{Simulation, Summary, Example}\}$ และ $C^3 = \{\text{Overview, Exercise, Time}\}$ โดยที่อัลกอริทึม RT มีค่าร้อยละของค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้น มากที่สุด เท่ากับร้อยละ 9.80 เมื่อใช้ไอเท็มเซต $A^3 C^3$ ซึ่งเป็นการเพิ่ม 3 คุณลักษณะเข้าไปคือ $A^3 = \{\text{Summary, Fact, Demo}\}$ และ $C = \{C^2, C^3\}$ โดยที่ $C^2 = \{\text{Exercise, Time}\}$ $C^3 = \{\text{Overview, Exercise, Time}\}$ สำหรับอัลกอริทึม RFT มีค่าร้อยละของค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้น มากที่สุด เท่ากับร้อยละ 8.04 เมื่อใช้ไอเท็มเซต $A^2 C^3$ ซึ่งเป็นการเพิ่ม 3 คุณลักษณะเข้าไปคือ $A^2 = \{\text{Summary, Demo}\}$ และ $C = \{C^2, C^3\}$ โดยที่ $C^2 = \{\text{Exercise, Time}\}$ $C^3 = \{\text{Overview, Exercise, Time}\}$

2) วิเคราะห์และอภิปรายผล(Analysis and Discussion)

การศึกษาทดลองนี้มีวัตถุประสงค์เพื่อเปรียบเทียบผลการ เพิ่มประสิทธิภาพการทำนายตัวแบบจำแนกข้อมูลด้วยเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ เมื่อใช้คุณลักษณะใหม่ (New Feature) ที่เป็นรูปแบบความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งฮีบอบเจกต์ ด้วยอัลกอริทึม เอพริออริ จากผลการวิเคราะห์ ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้อง ที่เพิ่มขึ้นของ ทุกผลการทดลองย่อย (B1 – B4) จึงอาจกล่าวได้ว่า การเพิ่มคุณลักษณะความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งฮีบอบเจกต์ต่างๆ ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริเข้าไปเป็นแอททริบิวต์นำเข้าจะทำให้ได้ตัวแบบที่มีประสิทธิภาพเพิ่มมากขึ้น

ตารางที่ 4.15 ร้อยละของ ค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้นของตัวแบบจำแนกข้อมูล (Classification Model) จำแนกตามลักษณะของ ไอเท็มเซตที่เพิ่มเป็นแอททริบิวต์นำเข้า อัลกอริทึมที่ใช้ และชุดทดสอบ



Itemsets	Features	Case 1.			Case 2.			Average		
		J48	RT	RFT	J48	RT	RFT	J48	RT	RFT
A	(5) + 2	3.10	7.25	5.67	3.26	5.57	7.35	3.18	6.41	6.51
A ²	(5) + 1	2.84	8.35	5.41	3.10	7.09	7.77	2.97	7.72	6.59
A ³	(5) + 1	3.15	8.30	6.57	3.26	7.46	9.03	3.20	7.88	7.80
B	(5) + 2	3.57	7.77	4.99	3.57	7.35	6.88	3.57	7.56	5.93
B ²	(5) + 1	3.10	7.88	4.88	3.10	6.88	7.51	3.10	7.38	6.20
B ³	(5) + 1	3.41	7.35	5.78	3.41	7.46	8.14	3.41	7.41	6.96
C	(5) + 2	3.41	7.51	6.83	3.15	6.67	7.67	3.28	7.09	7.25
C ²	(5) + 1	3.15	8.30	5.67	3.36	6.09	7.04	3.26	7.20	6.36
C ³	(5) + 1	3.20	8.35	4.99	3.41	6.51	7.56	3.31	7.43	6.28
AB	(5) + 4	3.94	5.51	5.15	3.52	4.57	7.35	3.73	5.04	6.25
A ² B ²	(5) + 2	3.41	8.82	4.94	3.62	7.09	7.09	3.52	7.96	6.01
A ³ B ³	(5) + 2	3.89	7.25	4.83	3.94	6.72	5.51	3.91	6.99	5.17
AB ²	(5) + 3	3.52	7.98	4.99	3.62	8.40	7.20	3.57	8.19	6.09
AB ³	(5) + 3	3.89	7.67	5.99	3.99	5.99	8.30	3.94	6.83	7.14
A ² B	(5) + 3	3.89	6.25	6.25	4.10	5.93	7.14	3.99	6.09	6.70
A ³ B	(5) + 3	3.47	9.61	5.46	4.04	6.78	6.41	3.76	8.19	5.93
AC	(5) + 4	3.83	7.30	5.99	4.15	6.57	7.41	3.99	6.93	6.7
A ² C ²	(5) + 2	3.20	7.46	5.99	3.62	6.25	7.20	3.41	6.85	6.59
A ³ C ³	(5) + 2	3.57	7.04	6.09	3.73	6.83	7.41	3.65	6.93	6.75
AC ²	(5) + 3	3.52	7.04	5.15	3.78	5.46	7.04	3.65	6.25	6.09
AC ³	(5) + 3	3.62	7.51	5.72	3.83	6.62	6.83	3.73	7.06	6.28
A ² C	(5) + 3	3.52	8.30	7.72	3.83	7.88	8.35	3.68	8.09	8.04
A ³ C	(5) + 3	3.78	10.24	5.88	4.10	9.35	6.88	3.94	9.80	6.38
BC	(5) + 4	4.15	8.51	5.15	4.41	8.72	6.51	4.28	8.61	5.83
B ² C ²	(5) + 2	3.62	8.77	5.36	3.78	6.25	6.67	3.70	7.51	6.01
B ³ C ³	(5) + 2	4.10	7.14	6.62	4.25	6.36	7.35	4.18	6.75	6.99
BC ²	(5) + 3	4.10	8.93	7.09	3.62	8.04	7.51	3.86	8.48	7.30
BC ³	(5) + 3	4.20	6.04	6.14	3.73	6.99	6.99	3.97	6.51	6.57
B ² C	(5) + 3	3.78	7.35	6.67	4.04	6.83	7.14	3.91	7.09	6.91
B ³ C	(5) + 3	4.15	7.25	6.41	4.41	6.99	7.56	4.28	7.12	6.99
ABC	(5) + 6	4.52	8.77	5.57	4.15	7.2	7.62	4.33	7.98	6.59
A ² B ² C ²	(5) + 3	3.41	7.83	5.78	4.10	6.46	6.57	3.76	7.14	6.17
A ³ B ³ C ³	(5) + 3	4.31	8.77	6.20	4.46	6.30	7.93	4.39	7.54	7.06
Average		3.65	7.83	5.82	3.77	6.84	7.3	3.71	7.33	6.56

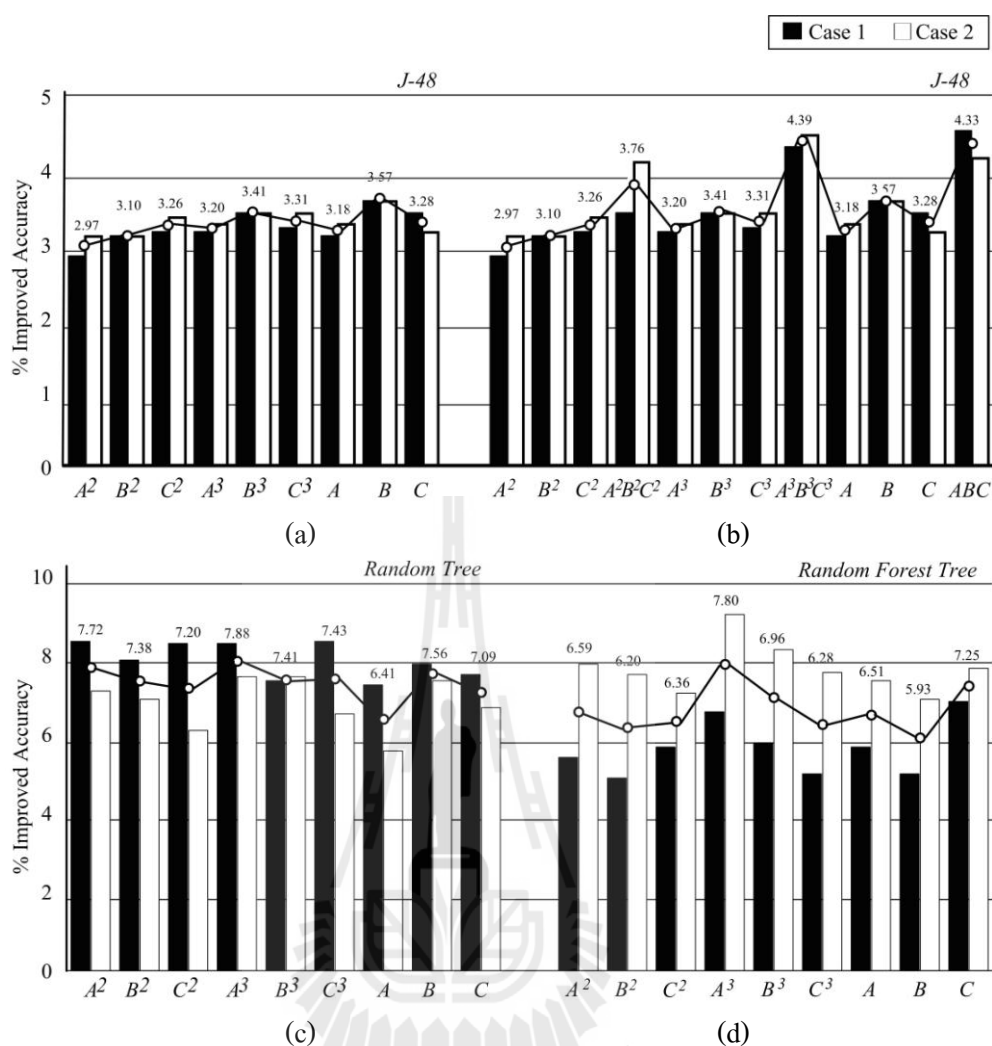
Remark: number in the column "Feature" = (Grouping-based method) + Apriori-based method

อย่างไรก็ตาม ผลที่ได้จากการศึกษาทดลองครั้งนี้ จำเป็นต้องพิจารณาเลือกอัลกอริทึมและไอเท็มเซตที่มีความเหมาะสมมากที่สุด สำหรับนำไปออกแบบและพัฒนาเป็นตัวแบบการแนะนำในขั้นตอนต่อไป เกณฑ์ที่นำมาใช้ประกอบการพิจารณาในครั้งนี้ จะคำนึงถึงประสิทธิภาพการทำงานของอัลกอริทึมและประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับจากการนำผลลัพธ์หรือกฎการจำแนก (Classification Rules) ที่ได้จากการศึกษาทดลองไปใช้งาน ซึ่งจะต้องสามารถนำไปประยุกต์ใช้งานได้อย่างง่าย ดังนั้น เกณฑ์การพิจารณาจาก ขนาดของต้นไม้ตัดสินใจ (Size of Trees) ของแต่ละอัลกอริทึม รวมถึงความเสถียรหรือความคงที่ของค่าความถูกต้อง ที่ได้จากขั้นตอนการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล จึงถูกนำมาใช้เป็นเกณฑ์เพื่อพิจารณาคัดเลือกอัลกอริทึมและไอเท็มเซต ในการศึกษาทดลองส่วนนี้

ตารางที่ 4.16 ขนาดของต้นไม้ตัดสินใจ (Size of Trees) ของตัวแบบจำแนกข้อมูล (Classification Model) จำแนกตามการทดลอง อัลกอริทึม และชุดทดสอบ

Exp.	Model	Case 1			Case 2			Proportional size of tree by J48			
		J48	RT	RFT	J48	RT	RFT	Case 1		Case 2	
								RT	RFT	RT	RFT
Exp. B1	LS	1,129	3,337	2,241	1,033	3,497	2,145	3.0	2.0	3.4	2.1
	Gender	1,057	3,073	2,017	1,041	3,321	1,921	2.9	1.9	3.2	1.8
	Level	1,125	2,705	2,361	1,009	3,081	1,673	2.4	2.1	3.1	1.7
	SciF	1,057	3,033	1,969	1,065	3,025	1,881	2.9	1.9	2.8	1.8
Exp. B2	LS	787	2,170	1,398	787	2,167	1,418	2.8	1.8	2.8	1.8
	Gender	657	1,717	1,218	654	1,850	1,187	2.6	1.9	2.8	1.8
	Level	638	1,788	1,148	636	1,720	1,132	2.8	1.8	2.7	1.8
	SciF	646	1,889	1,312	823	1,988	1,203	2.9	2.0	2.4	1.5
Exp. B3	LS	1,016	3,433	3,225	999	3,593	3,073	3.4	3.2	3.6	3.1
	Gender	888	3,521	2,717	917	3,565	2,581	4.0	3.1	3.9	2.8
	Level	1,057	3,949	2,429	1,054	3,761	3,309	3.7	2.3	3.6	3.1
	SciF	1,057	3,177	2,693	948	3,501	2,529	3.0	2.5	3.7	2.7
Exp. B4	LS	1,169	4,209	2,881	1,161	3,625	3,097	3.6	2.5	3.1	2.7
	Gender	1,057	3,737	2,001	1,065	4,001	2,049	3.5	1.9	3.8	1.9
	Level	1,161	2,561	2,089	1,161	2,657	1,841	2.2	1.8	2.3	1.6
	SciF	1,129	3,553	2,369	1,121	3,433	2,281	3.1	2.1	3.1	2.0
Average		977	2,991	2,129	967	3,049	2,083	3.1	2.2	3.1	2.1

จากตารางที่ 4.16 สามารถจัดอันดับของ ขนาดของต้นไม้ตัดสินใจ (Size of Trees) ของตัวแบบจำแนกข้อมูล (Classification Model) จากน้อยไปหามากได้แก่ อัลกอริทึม J48 อัลกอริทึม RFT และอัลกอริทึม RT ตามลำดับ และเมื่อเทียบสัดส่วนโดยรวมของขนาดต้นไม้ตัดสินใจกับอัลกอริทึม J48 จะได้ว่า อัลกอริทึม RT มีขนาดของต้นไม้ตัดสินใจ ใหญ่กว่าอัลกอริทึม J48 จำนวนประมาณ 2 เท่า และอัลกอริทึม RFT มีขนาดของต้นไม้ตัดสินใจ ใหญ่กว่าอัลกอริทึม J48 จำนวนประมาณ 3 เท่า



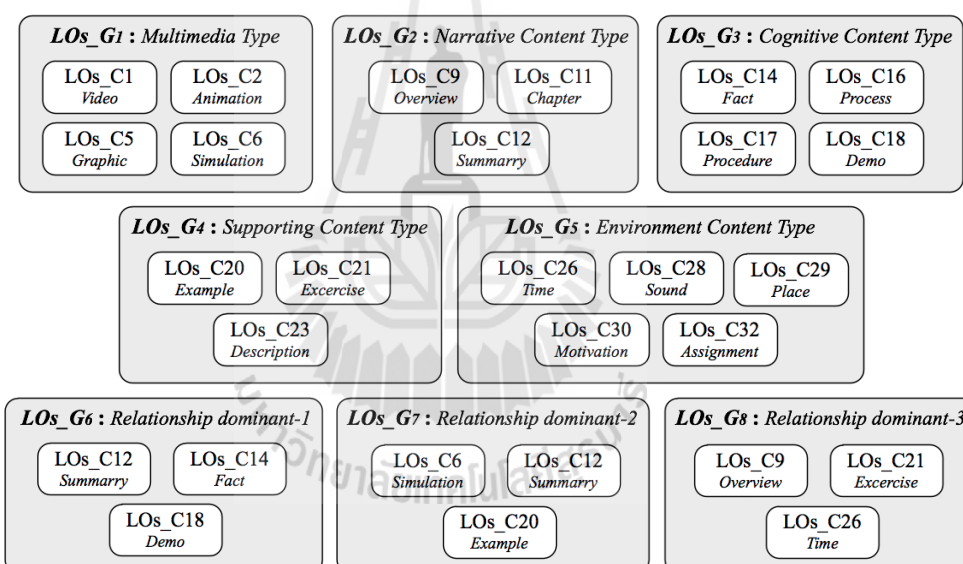
รูปที่ 4.7 แนวโน้มและการกระจายของค่าร้อยละของความถูกต้องที่เพิ่มขึ้น ของแต่ละอัลกอริทึม

เมื่อพิจารณาลักษณะการกระจายของ ร้อยละของ ค่าความถูกต้องที่ เพิ่มขึ้นของแต่ละอัลกอริทึม จากรูปที่ 4.7 จะเห็นได้ว่า อัลกอริทึม J48 มีลักษณะ การกระจายของ ข้อมูลร้อยละของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้น ของทั้ง 2 ชุดทดสอบที่ใกล้เคียงกัน ดังรูปที่ 4.7 (a) - (b) ในขณะที่อัลกอริทึม RT และอัลกอริทึม RFT มีลักษณะการกระจายของ ข้อมูลค่อนข้างมากระหว่าง ผลการทดสอบทั้ง 2 ชุด แสดงให้เห็นว่าข้อมูลที่นำมาใช้ในการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลครั้งนี้มีความเหมาะสมกับการนำไปประยุกต์ใช้งานด้วยอัลกอริทึม J48 มากกว่า ประกอบกับผลลัพธ์ที่ได้มีขนาดของต้นไม้ตัดสินใจ ที่เล็กที่สุด ดังนั้น ในการศึกษาทดลองนี้ จึงพิจารณาเลือกใช้อัลกอริทึม J48 และไอเท็มเซต ที่สามารถให้ ค่าเฉลี่ยของค่าความถูกต้องที่เพิ่มขึ้น มากที่สุดของอัลกอริทึม J48 คือ ไอเท็มเซต A³ B³ C³ ซึ่งประกอบด้วย 8 คุณลักษณะ (ตามตารางที่ 4.15) สำหรับนำไปออกแบบ และพัฒนาเป็นตัวแบบการแนะนำในขั้นตอนต่อไป

4.2.1.3 สรุปผลการคัดเลือกลักษณะและการจัดกลุ่มข้อมูล

จากผลการศึกษาทดลองที่เกี่ยวข้องกับการคัดเลือกลักษณะและการจัดกลุ่มข้อมูลทั้ง 2 ส่วนคือ ผลการเพิ่มประสิทธิภาพการทำนายของตัวแบบ โดยการจัดกลุ่มข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ และผลการเพิ่มประสิทธิภาพการทำนายของตัวแบบ โดยการเพิ่มกลุ่มข้อมูลความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วย อัลกอริทึมเอพริออริ ทำให้สามารถสรุปผลที่เกี่ยวข้อง ได้ดังต่อไปนี้

(1) ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล (Individual Characteristic) ที่จะนำไปใช้ในการสร้างตัวแบบการแนะนำ (RecommendationModel) มีจำนวน 4 แอททริบิวต์ คือ เพศ (Gender)ระดับการศึกษา (Grade Level) ลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ (Science Favorite)และรูปแบบการเรียนรู้(Learning Styles)



รูปที่ 4.8 กลุ่มของข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์จำนวน 8 แอททริบิวต์

(2) ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (LOs Characteristics) ที่จะนำไปใช้ในการสร้างตัวแบบการแนะนำได้มาจากคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ใด ๆ จำนวน 19 คุณลักษณะ โดยใช้วิธีการ จัดกลุ่มข้อมูลที่มีความสัมพันธ์ จำนวน 8 แอททริบิวต์ {LOs_G1, LOs_G2, LOs_G3, LOs_G4, LOs_G5, LOs_G6, LOs_G7, LOs_G8} ดังรูปที่ 4.8

(3) อัลกอริทึมของ เทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ ที่เหมาะสมสำหรับการนำไปใช้สร้างตัวแบบการแนะนำของงานวิจัยนี้ คือ อัลกอริทึม J48

4.2.2 ผลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ

ขั้นตอนวิธีที่นำมาใช้ในการศึกษาทดลองเพื่อสร้างตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลด้วยเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ ของงานวิจัยนี้ ประกอบด้วย 2 การทดลอง คือ การพัฒนาตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล โดยการรวมเข้ากันของคุณลักษณะรายบุคคล(การทดลอง C) และการพัฒนาตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล โดยการใช้กฎส่วนใหญ่(การทดลอง D) มีผลการศึกษาดังนี้

4.2.2.1 ผลการพัฒนาตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะ

รายบุคคล โดยการรวมเข้ากันของคุณลักษณะรายบุคคล(Individual Characteristics Combination)

การศึกษาทดลองนี้ มุ่งเน้นที่การนำเสนอขั้นตอนการวิธีสร้างตัวแบบ เพื่อการทำนาย (Predictive Model) จากข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล จำนวน 4แอททริบิวท์กับข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่มีการจัดกลุ่มแล้ว (Grouped) จำนวน 8แอททริบิวท์(ดังรูปที่ 4.8) เพื่อนำผลลัพธ์ที่ได้ไปสร้างเป็นกฎการแนะนำ (Recommendation Rules) สำหรับการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลที่แตกต่างกันได้ซึ่งสามารถนำเสนอผลการศึกษาทดลองโดยใช้เทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ ด้วยอัลกอริทึม J48ออกเป็น2ส่วนคือ ส่วนของผลการทดลอง และ ส่วนของการวิเคราะห์และอภิปรายผล ดังต่อไปนี้

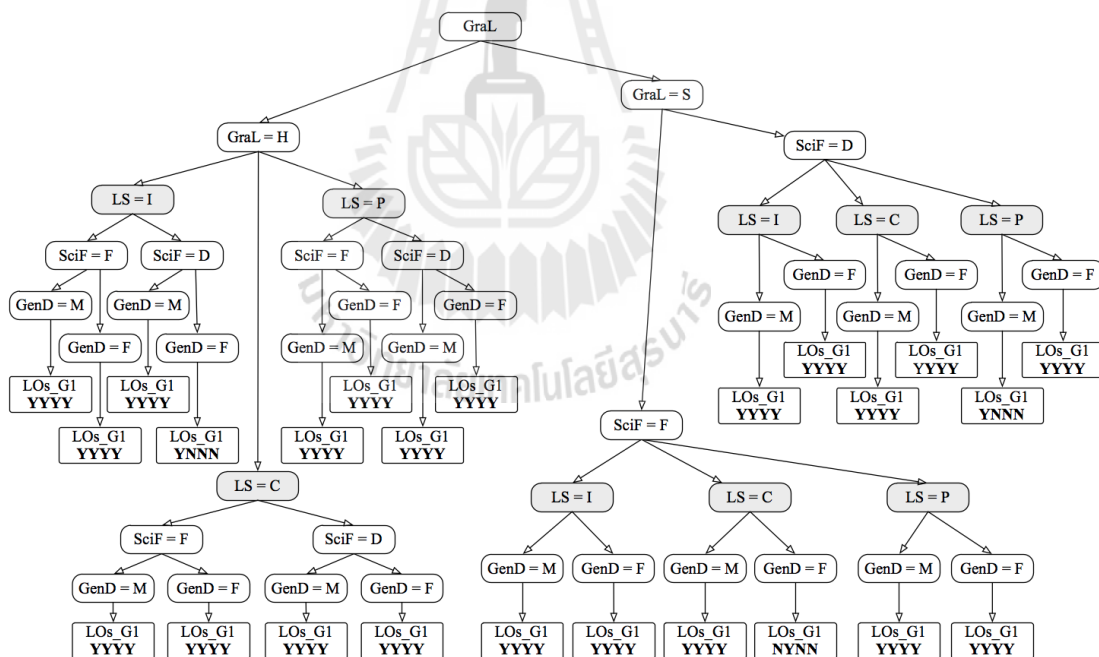
1) ผลการทดลอง (Experimental Result)

สามารถอธิบายและแบ่งผลการศึกษาทดลองนี้ ออกเป็น3 ส่วนคือ (1) ส่วนของผล การสร้างตัวแบบจำแนก ข้อมูล สำหรับแต่ละกลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ (2) ส่วนของผลการสร้าง ตัวแบบเพื่อการทำนาย (Predictive model) และ (3) ส่วนของผลการประเมินตัวแบบ โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

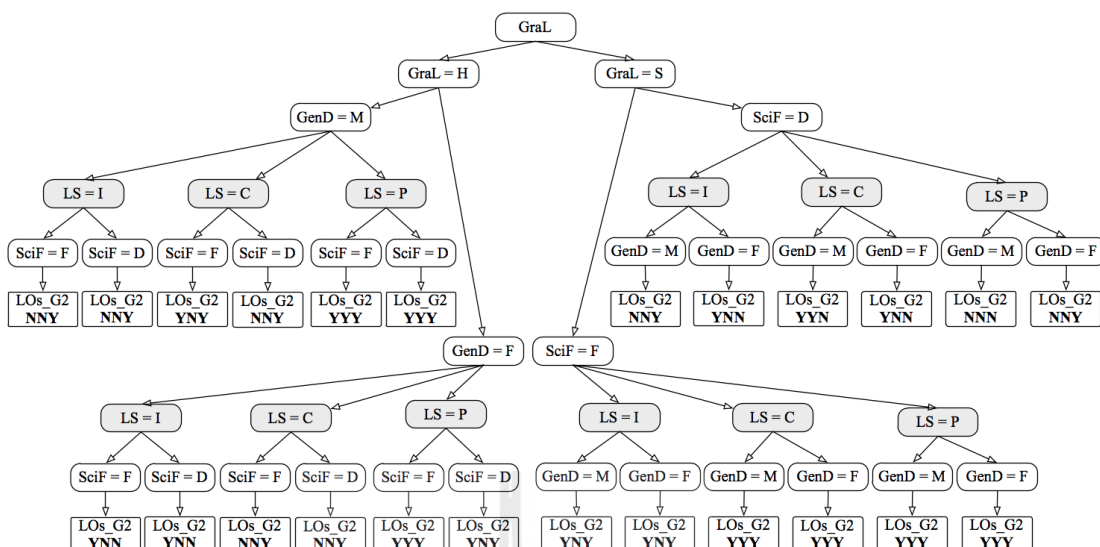
1.1) ผลการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลสำหรับแต่ละกลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ด้วยเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ ซึ่งได้จากการสร้าง ตัวแบบจำแนกข้อมูล(Classification Model) ที่ใช้แอททริบิวท์นำเข้าคือ ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลจำนวน4แอททริบิวท์ หรือคุณลักษณะได้แก่ เพศระดับการศึกษาลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์และรูปแบบการเรียนรู้อันส่วนตัวจำแนกคือ กลุ่มของข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์จำนวน8แอททริบิวท์หรือคุณลักษณะดังนั้น ผลลัพธ์ที่ได้จากการสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลของ การทดลองนี้ จะแตกต่างกับการทดลอง A และB ที่กล่าวมาแล้วในข้างต้น โดยจะมีชุดของ กฎการจำแนก

ข้อมูล (Classification Rules Sets) หรือต้นไม้ตัดสินใจของแต่ละตัวแบบเท่ากับจำนวนกลุ่ม ของ ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ซึ่งเท่ากับ 8 ชุด และในแต่ละชุดของกฎการจำแนก ข้อมูลจะจำนวนของกฎหรือเงื่อนไขของการเลือก คุณลักษณะต่างๆ ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ของแต่ละกลุ่มเท่ากับ 24 กฎทั้ง 8 ตัวแบบจำแนกข้อมูลดังตัวอย่างรูปที่ 4.9 และ 4.10

1.2) ผลการสร้างตัวแบบเพื่อการทำนาย (Predictive Model) เป็นผล ที่ได้จากมารวมตัวแบบจำแนก ข้อมูลให้เป็นตัวแบบเดี่ยว (Single Model) และทำการรวมข้อมูล คุณลักษณะรายบุคคลสำหรับใช้เป็นตัวจำแนก โดยเรียกว่า “กลุ่มผู้เรียน” (Learner’s Classes: LC) ซึ่งมีลักษณะของกลุ่มผู้เรียนที่เป็นไปได้ทั้งหมดเท่ากับ 24 กลุ่มหรือคลาสของผู้เรียนและสร้างเป็นกฎ การแนะนำโดยการนำผลที่ได้ทั้งหมดมาทำการจับคู่ความสัมพันธ์ (Mapping) ระหว่างเซตข้อมูลที่มี ค่าตรงกัน ทำให้ได้ ตัวแบบเพื่อการทำนาย (Predictive Model) สำหรับแนะนำข้อมูล คุณ ลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์รูปแบบต่างๆ ให้กับ “กลุ่มผู้เรียน” ในแต่ละคลาสที่มีคุณลักษณะ รายบุคคลที่แตกต่างกัน ดังตารางที่.17



รูปที่ 4.9 ตัวแบบการจำแนกข้อมูล (Classification Model) สำหรับ LOs_G1



รูปที่ 4.10 ตัวแบบการจำแนกข้อมูล (Classification Model) สำหรับ LOs_G2

ตารางที่ 4.17 ตัวแบบเพื่อการทำนาย (Predictive Model) สำหรับแนะนำข้อมูลคุณลักษณะของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ให้กับผู้เรียนแต่ละกลุ่ม

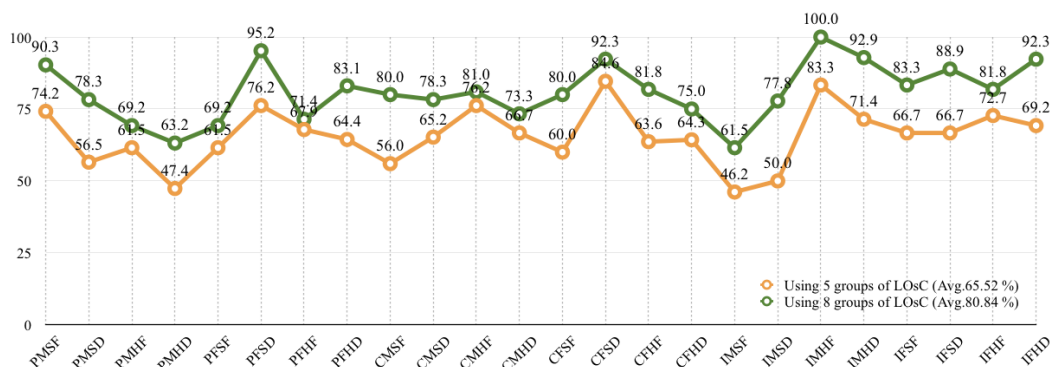
Sub-Model No.	Input Attributes								Classifier Learner's Class
	LOs_G1	LOs_G2	LOs_G3	LOs_G4	LOs_G5	LOs_G6	LOs_G7	LOs_G8	
1	YYYY	YYY	NNNY	YNN	YNNNN	NNN	YYY	YYY	PMSF
2	YNNN	NNN	NNNY	NNN	YNNNN	NNN	NNY	NNN	PMSD
3	YYYY	YYY	YYYY	YYN	NYNNN	YYY	YYY	YYY	PMHF
4	YYYY	YYY	YYYY	YYY	YNNNN	YYY	YYY	YYY	PMHD
5	YYYY	YYY	YYYN	YYY	YNNNN	YNY	YYY	YYY	PFSF
6	YYYY	NNY	NNNY	YNN	NYNNN	YNY	YYY	YYY	PFSD
7	YYYY	YYY	NNNY	YYY	YYYYY	YYY	YYY	YYY	PFHF
8	YYYY	YNY	NNNY	YYN	YNNNY	YNY	YYY	YYY	PFHD
9	YYYY	YYY	NNYN	YNY	YYYYY	NNN	YYY	YYY	CMSF
10	YYYY	YYN	NNNY	YYN	NNYNN	NNY	NNY	YYN	CMSD
11	YYYY	YNY	NYNN	YYN	YYYYY	YNY	YYY	YYY	CMHF
12	YYYY	NNY	YNNY	YNN	YNNNN	YYY	YYY	YYY	CMHD
13	NYNN	YYY	NNNY	YYN	NNYNN	YNY	YYY	NYN	CFSF
14	YYYY	YNN	NNNY	YYN	NNNNN	NNY	YYY	YNY	CFSD
15	YYYY	NNY	NNNY	YYN	YNNNN	YNY	YYY	YYY	CFHF
16	YYYY	NNY	NNNY	YYN	YNNNN	YNY	YYY	YNY	CFHD
17	YYYY	YNY	YNYN	YYN	YYYYY	YYY	YYY	YYY	IMSF
18	YNYN	NNY	NNNY	NNN	YNNNN	NNN	NNN	NNN	IMSD
19	YYYY	NNY	YYYY	YYY	YNNYN	YYN	YYY	YYY	IMHF
20	YYYY	NNY	NNNY	YYN	YNNNN	NYN	NNY	NYN	IMHD
21	YYYY	YNY	NNNY	YNN	YNNNN	YNY	YYY	YYY	IFSF
22	YYYY	YNN	YNNN	NYN	YNNNN	NYN	NNN	NNN	IFSD
23	YYYY	YNN	NNNY	YYY	YNNNN	YYY	YYY	YYY	IFHF
24	YNNN	YNN	NNNY	YYN	YNNNN	YYY	YYY	YYY	IFHD

1.3) ผลการประเมินตัวแบบ หลังจากที่ได้ ตัวแบบเพื่อการทำนาย (Predictive Model) สำหรับ นำไปใช้ในการ แนะนำข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ให้กับผู้เรียนแต่ละ คลาสแล้ว จากนั้นนำตัวแบบการแนะนำที่ได้ไปทำ การวิเคราะห์และวัด ประสิทธิภาพการทำนายของตัวแบบกับชุดข้อมูลทดสอบ โดยทำการประเมินผลตัวแบบกับข้อมูล 3 ชุดทดสอบ ทั้งนี้เพื่อเป็นการตรวจสอบและยืนยันความน่าเชื่อถือของ ค่าความถูกต้อง ของตัวแบบ การแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ได้

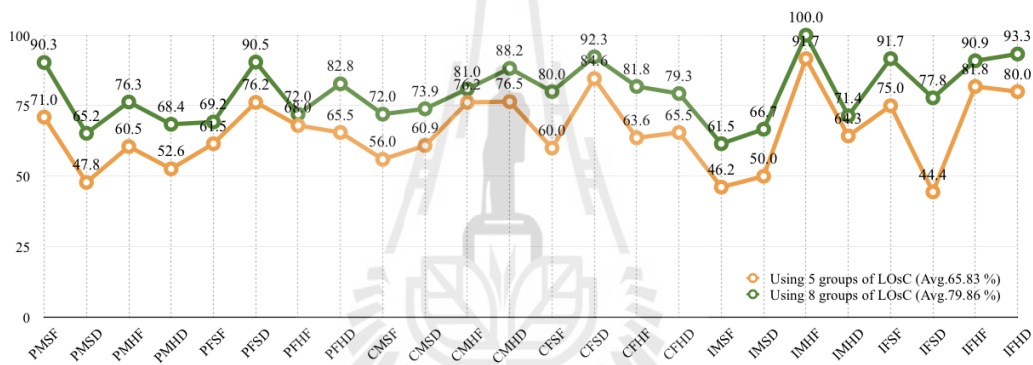
จากตารางที่ 4.17 และรูปที่ 4.8 จะเห็นได้ว่า ลักษณะของ ตัวแบบหรือแพทเทิร์น (Pattern) ของการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ของผู้เรียนในแต่ละคลาส จะประกอบด้วย 8 กลุ่มของคุณลักษณะ ซึ่งสามารถแบ่งกลุ่มของคุณลักษณะดังกล่าว ออกเป็น 2 กลุ่ม คือ (1) กลุ่มของข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่จัดกลุ่ม ตามที่มาของข้อมูล จำนวน 5 กลุ่ม {LOs_G1, LOs_G2, LOs_G3, LOs_G4, LOs_G5} และ (2) กลุ่มของคุณลักษณะที่ได้การจัดกลุ่มความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ด้วยอัลกอริทึมเพอร์ออริ จำนวน 3 กลุ่ม {LOs_G6, LOs_G7, LOs_G8} ดังนั้น ในการวิเคราะห์และ ค้นหาตัวแบบที่ สามารถแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะ รายบุคคลได้อย่างเหมาะสม สำหรับการทดลองนี้จึงศึกษาเปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบเมื่อมีการใช้จำนวนกลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่แตกต่างกัน ระหว่างจำนวน 5 กลุ่มและ 8 กลุ่ม เนื่องจาก ถ้าเลือกใช้จำนวน 5 กลุ่ม จะไม่มีโอกาสหรือความเป็นไปได้ที่จะเกิดการเลือกคุณลักษณะย่อยๆ ภายในกลุ่มของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ซ้ำได้ ในขณะที่การเลือกใช้จำนวน 8 กลุ่ม จะมีความเป็นไปได้ที่จะเกิดการเลือกคุณลักษณะย่อยๆ ภายในกลุ่มซ้ำ รวมทั้งมีโอกาสที่จะเกิดการเลือกที่แตกต่างกัน ออกไปได้ด้วย

ผลการประเมินค่าความถูกต้องที่ได้จากการนำตัวแบบไป

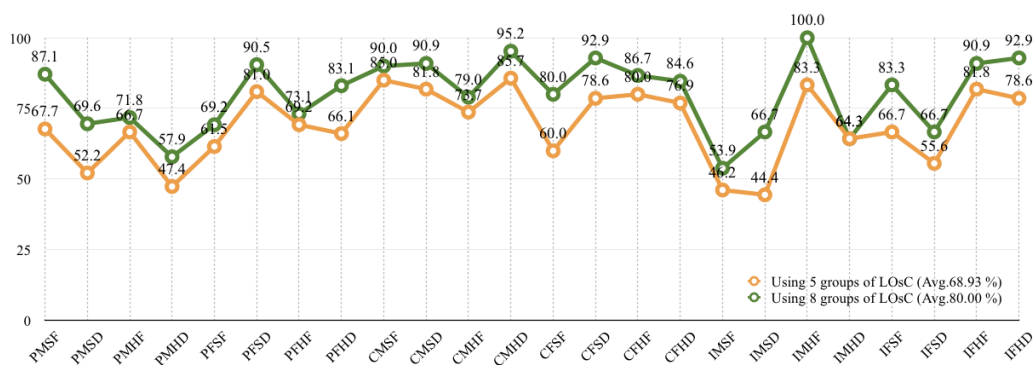
ประเมินผลกับข้อมูล 3 ชุดทดสอบพบว่า ในชุดทดสอบที่ 1 ถ้าใช้จำนวนกลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เท่ากับ 8 กลุ่ม จะทำให้ได้ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องของตัวแบบ การแนะนำเท่ากับร้อยละ 80.84 แต่ถ้าใช้จำนวนกลุ่มของ คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เท่ากับ 5 กลุ่ม จะได้ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องของตัวแบบการแนะนำ เท่ากับร้อยละ 65.52 (ดังรูปที่ 4.11) และเมื่อนำตัวแบบไปทดสอบกับชุดทดสอบที่ 2 ชุดทดสอบที่ 3 และหาค่าเฉลี่ยรวมของชุดทดสอบทั้งหมด พบว่า ได้ผลลัพธ์เช่นเดียวกันคือ ถ้าใช้จำนวนกลุ่มของ คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เท่ากับ 8 กลุ่ม จะมีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องของตัวแบบการแนะนำที่สูงกว่า มีการใช้จำนวนกลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เท่ากับ 5 กลุ่ม ดังรูปที่ 4.11



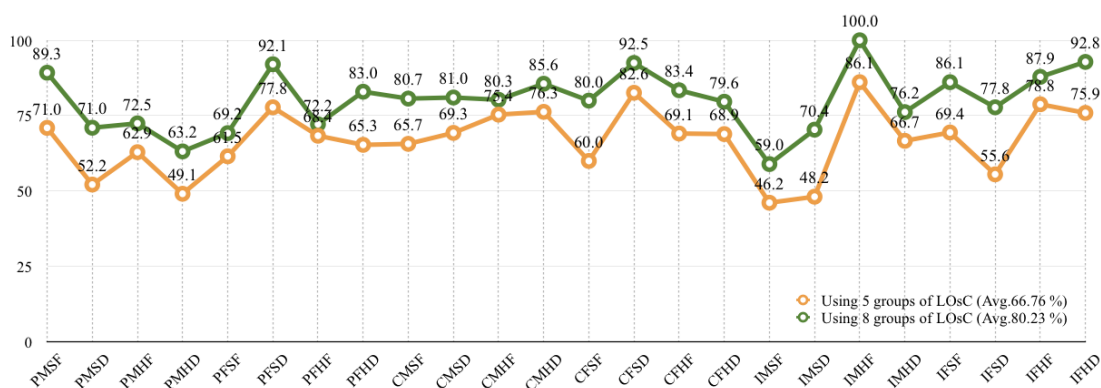
รูปที่ 4.11 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบการแนะนำระหว่างการใช้กลุ่มของ คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เท่ากับ 5 และ 8 กลุ่ม ของชุดทดสอบที่ 1 (Case 1)



รูปที่ 4.12 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบการแนะนำระหว่างการใช้กลุ่มของ คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เท่ากับ 5 และ 8 กลุ่ม ของชุดทดสอบที่ 2 (Case 2)



รูปที่ 4.13 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบการแนะนำระหว่างการใช้กลุ่มของ คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เท่ากับ 5 และ 8 กลุ่ม ของชุดทดสอบที่ 3 (Case 3)



รูปที่ 4.14 เปรียบเทียบค่าความถูกต้องของตัวแบบการแนะนำระหว่างการใช้กลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เท่ากับ 5 และ 8 กลุ่มของค่าเฉลี่ยรวมจากชุดทดสอบทั้งหมด (All Cases)

2) วิเคราะห์และอภิปรายผล(Analysis and Discussion)

การศึกษาทดลองนี้มีวัตถุประสงค์ เพื่อ เสนอขั้นตอนการวิธีสร้างตัวแบบการแนะนำในรูปแบบของการประยุกต์ใช้งาน โดยการนำผลลัพธ์ที่เป็นกฎ การจำแนก (Classification Rules) ที่ได้จากเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจไปสร้างเป็นตัวแบบเพื่อการทำนายทำให้สามารถแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะ รายบุคคล ได้ จะเห็นได้ว่า เมื่อนำตัวแบบการแนะนำไปทดสอบและวัดค่าความถูกต้องของตัวแบบ พบว่า การเพิ่มกลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่เป็นความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริจำนวน 3 กลุ่มเข้าไปในตัวแบบ สามารถช่วยทำให้ได้ตัวแบบการแนะนำที่มีประสิทธิภาพเพิ่มมากขึ้น ซึ่งสอดคล้องกับผลการศึกษาดทดลองก่อนหน้านี้ ถึงแม้ว่าจะมีการปรับเปลี่ยนขั้นตอนวิธีการสร้างตัวแบบที่แตกต่างกันออกไปก็ตาม

แต่อย่างไรก็ตาม เมื่อศึกษาวิเคราะห์ค่าความถูกต้องของตัวแบบการแนะนำที่ได้ในระดับคลาสหรือกลุ่มย่อยๆ ของคุณลักษณะรายบุคคลที่แตกต่างกัน จะเห็นได้ว่า ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องของ บางตัวแบบย่อย มีค่าความถูกต้องค่อนข้างน้อย อาทิเช่นตัวแบบย่อย IMSF, IMSD และ PMHD ซึ่งมีค่าเฉลี่ยของค่าความถูกต้องเท่ากับ 46.2, 48.2 และ 49.1 ตามลำดับ จากการศึกษาและวิเคราะห์สาเหตุที่เกิดขึ้น พบว่า เมื่อมีการแบ่งข้อมูล ชุดข้อมูลฝึกหัดออกเป็นกลุ่มย่อยๆ ตามคุณลักษณะรายบุคคล ซึ่งการศึกษาดทดลองนี้ สามารถแบ่งออกเป็น 24 คลาส ดังนั้น สำหรับคลาสใดๆ ที่มีจำนวนสมาชิกในคลาสน้อย ย่อมมีโอกาสหรือความเป็นไปได้ที่การสร้างตัวแบบย่อยๆ ของคลาสนั้นๆ อาจจะมีประสิทธิภาพไม่ดีเท่าใดนัก ซึ่งอาจส่งผลกระทบต่อค่าความถูกต้องของตัวแบบได้เช่นเดียวกัน

4.2.2.2 ผลการพัฒนาตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะ

รายบุคคลโดยการใช้กฎส่วนใหญ่ (Majority Rule Based)

การศึกษาทดลองนี้ มุ่งเน้น ที่การ นำเสนอขั้นตอนการวิธีสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล(Classification Model) ในรูปแบบของการประยุกต์ใช้งาน โดยการนำผลลัพธ์ที่เป็นกฎการจำแนก (Classification Rules) ที่ได้จากเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจมาพัฒนาต่อเนื่องในรูปแบบของการกำหนดเงื่อนไขการสร้างตัวแบบการแนะนำ ตามคุณลักษณะรายบุคคล โดยการใช้กฎส่วนใหญ่ (Majority Rule Based) และเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ ด้วยอัลกอริทึม J48สามารถนำเสนอผลการศึกษาทดลองออกเป็น 2 ส่วนคือ ส่วนของผลการทดลองและส่วนของการวิเคราะห์และอภิปรายผล ดังต่อไปนี้

1) ผลการทดลอง (Experimental Result)

ผลการสร้าง ตัวแบบเพื่อการทำนาย (Predictive Model)ในรูปแบบของการกำหนดเงื่อนไขการสร้างตัวแบบการแนะนำ ตามคุณลักษณะรายบุคคล โดยการใช้กฎส่วนใหญ่ ซึ่งสามารถอธิบายและแบ่งผลการศึกษา ทดลองออกเป็น 3 ส่วน ได้แก่ (1) ส่วนของผลการสร้างตัวแบบจำแนก ข้อมูลตาม คุณลักษณะรายบุคคล ด้วยเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ (2) ส่วนของผลการสร้างตัวแบบการแนะนำและ (3) ส่วนของผลการประเมินตัวแบบ โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

1.1) ผลการสร้างตัวแบบจำแนก ข้อมูลตามคุณลักษณะ รายบุคคล ด้วยเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ เป็นการสร้าง ตัวแบบจำแนกข้อมูล ที่ใช้แอททริบิวต์นำเข้า คือ กลุ่มของข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ จำนวน 8กลุ่มโดย มีตัวจำแนกคือ ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล จำนวน 4 แอททริบิวต์ ได้แก่ เพศระดับการศึกษาลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์และรูปแบบการเรียนรู้ ทำให้ได้เซตของกฎการจำแนก (Classification Rules Sets)ของ แต่ละตัวแบบจำนวน 4เซตโดยมีจำนวนของกฎที่ได้ในแต่ละตัวแบบ ดังตารางที่ 4.18

ตารางที่ 4.18 จำนวนของกฎการจำแนก (Classification Rules) ที่ได้จากแต่ละตัวแบบ

Model	Classes	#Rules	LOs_G1	LOs_G2	LOs_G3	LOs_G4	LOs_G5	LOs_G6	LOs_G7	LOs_G8
LS	I: Independent	252	93	25	252	63	244	1	8	7
	C: Collaborative	308	109	60	308	76	297	0	11	20
	P: Participant	530	104	66	530	48	515	7	51	53
Gender	M: Male	542	542	104	91	89	495	96	39	119
	G: Female	432	432	68	60	52	369	59	31	66
Level	S: Second	427	221	427	194	24	325	70	12	28
	H: High	657	260	657	227	40	557	49	35	59
SciF	F: Favored	569	214	170	272	60	569	121	80	85
	D: Disfavored	461	151	124	250	86	461	85	58	80
Average			236	189	243	60	426	54	36	57

จากตารางที่ 4.18 จะเห็นได้ว่า กฎการจำแนกข้อมูลที่สร้างได้จากแต่ละต้นไม้มัดสติใจหรือตัวแบบ มีจำนวนมากและมีความหลากหลาย โดยพบว่า ตัวแบบจำแนกข้อมูลตามรูปแบบการเรียนรู้ มีจำนวนของเงื่อนไขการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ หรือกฎการจำแนก เท่ากับ 1,090 กฎ โดยมีจำนวนของกฎที่นำไปใช้ในการแบ่งข้อมูลออกเป็น แบบอิสระ(Independent:I)แบบร่วมมือ(Collaborative:C)และ แบบมีส่วนร่วม (Participant: P) เท่ากับ 252, 308 และ 530 ตามลำดับ สำหรับตัวแบบจำแนกข้อมูลตามเพศ มีจำนวนกฎการจำแนก เท่ากับ 974 กฎ โดยมีจำนวนของกฎที่นำไปใช้ในการแบ่งข้อมูลออกเป็น เพศชาย (Male: M) และเพศหญิง (Female: F) เท่ากับ 542 และ 432 ตามลำดับสำหรับตัวแบบจำแนกข้อมูลตามระดับการศึกษา มีจำนวนกฎการจำแนก เท่ากับ 1,084 กฎ โดยมีจำนวนของกฎที่นำไปใช้ในการแบ่งข้อมูลออกเป็น ระดับมัธยมศึกษาตอนต้น (Secondary School: S) และระดับมัธยมศึกษาตอนปลาย (High School: H) เท่ากับ 427 และ 657 ตามลำดับ และตัวแบบจำแนกข้อมูลตาม ความชอบเรียนวิชาวิทยาศาสตร์ (Science Favorite) มีจำนวนกฎการจำแนก เท่ากับ 1,030 กฎ โดยมีจำนวนของกฎที่นำไปใช้ในการแบ่งข้อมูลออกเป็น ชอบ (Favored: F) และไม่ชอบ (Disfavored: D) เท่ากับ 569 และ 461 ตามลำดับ

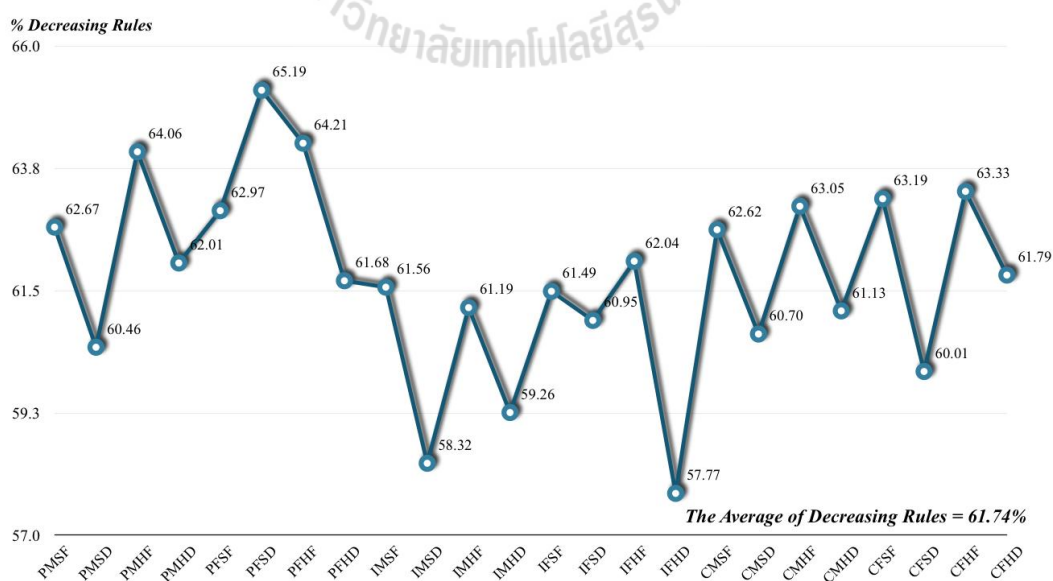
เมื่อทำการวิเคราะห์ จำนวนของเงื่อนไขการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ ของแต่ละกลุ่ม พบว่า กลุ่มของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์กลุ่มที่ 5 (LOs_G5) เป็นกลุ่มที่มีค่าเฉลี่ยของจำนวนเงื่อนไขสำหรับนำไปใช้ในกฎการจำแนกมากที่สุด เท่ากับ 426 ทั้งนี้ ซึ่งมีความสอดคล้องกับที่มาของกลุ่มข้อมูลดังกล่าว เนื่องจากการจัดกลุ่มข้อมูลที่มาจากการรวมคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ จำนวน 5 คุณลักษณะ จึงทำให้มีจำนวนของค่าความเป็นไปได้ของข้อมูลคลาស់ย่อยๆ ในกลุ่มนี้มากที่สุด ดังนั้น ปัจจัยต่างๆ เหล่านี้จึงส่งผลให้ได้จำนวนกฎหรือ เงื่อนไขต่าง ๆ สำหรับนำไปเป็นสร้างตัวแบบการแนะนำ ที่มีจำนวนมากและมีความหลากหลายเช่นเดียวกัน

1.2) ผลการสร้างตัวแบบการแนะนำ(Recommendation Model) เป็นผลที่ได้จากขั้นตอนและกระบวนการสร้าง ตัวแบบการแนะนำ ของการทดลองนี้ ซึ่ง ใช้หลักการของกฎส่วนใหญ่ โดยการจับคู่ความสัมพันธ์ระหว่างเซตของกฎการจำแนกที่มีเงื่อนไขการเลือกคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ที่เหมือนกันหรือตรงกันจากต้นไม้มัดสติใจแต่ละต้น ภายใต้การกำหนดหลักเกณฑ์เพื่อคัดเลือกกฎจาก 2 ค่าคือ (1) เกณฑ์จำนวนต้น (Trees: t) ของต้นไม้มัดสติใจที่ปรากฏ และ(2) เกณฑ์จำนวนของตัวแนะนำ (Recommender) ที่ต้องการ ซึ่งผลที่ได้จากการกำหนดเงื่อนไขค่า $t = \{“4Ts”, “3Ts”, “2Ts”, “1Ts”\}$ และค่า $r = \{1, 2, 3, \dots, 20\}$ ทำให้สามารถลดจำนวนของกฎการจำแนกสำหรับนำไปใช้ในการแนะนำให้กับผู้เรียนในแต่ละตัวแบบย่อย 24 ตัวแบบ

โดยมีค่าเฉลี่ยรวมของจำนวนกฎที่ลดลงเท่ากับร้อยละ 61.74 โดยพบว่า ตัวแบบย่อย PFSD มีจำนวนกฎที่ลดลงมากที่สุด เท่ากับร้อยละ 65.19 ได้ดังตารางที่ 4.19 และรูปที่ 4.15

ตารางที่ 4.19 เปรียบเทียบกฎการจำแนกที่ลดลงเมื่อใช้กฎส่วนใหญ่ จำแนกตามตัวแบบย่อย

Sub-Model	Classification Rules Possible (#rules)	Majority Rule Based (#rules)					Decreasing Rules (%)
		4Ts	3Ts	2Ts	1Ts	Total	
PMSF	2,068	35	107	170	460	772	62.67
PMSD	1,960	25	119	186	445	775	60.46
PMHf	2,298	43	146	179	458	826	64.06
PMHD	2,190	41	154	177	460	832	62.01
PFSF	1,958	20	96	177	432	725	62.97
PFSD	1,850	13	102	87	442	644	65.19
PFHF	2,188	35	133	170	445	783	64.21
PFHD	2,080	40	119	182	456	797	61.68
IMSF	1,790	12	92	162	422	688	61.56
IMSD	1,682	19	75	179	428	701	58.32
IMHF	2,020	21	102	206	455	784	61.19
IMHD	1,912	17	125	187	450	779	59.26
IFSF	1,680	11	63	167	406	647	61.49
IFSD	1,680	10	66	162	418	656	60.95
IFHF	1,910	17	97	173	438	725	62.04
IFHD	1,802	17	98	186	460	761	57.77
CMSF	1,846	7	77	187	419	690	62.62
CMSD	1,738	11	86	161	425	683	60.70
CMHF	2,076	13	112	189	453	767	63.05
CMHD	1,968	27	96	196	446	765	61.13
CFSF	1,736	6	58	159	416	639	63.19
CFSD	1,628	7	54	180	410	651	60.01
CFHF	1,966	14	84	192	431	721	63.33
CFHD	1,858	14	105	162	429	710	61.79
Average		20	99	174	438	730	61.74



รูปที่ 4.15 กราฟเปรียบเทียบร้อยละของกฎการจำแนกที่ลดลงจำแนกตามตัวแบบย่อย (Sub-Model)

สำหรับตัวแบบการแนะนำที่ได้จากการศึกษาทดลองนี้ ที่อยู่ในรูปของเงื่อนไขการเลือก คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ต่างๆ ตามข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลของผู้ใช้ ตัวอย่างเช่น ผู้ใช้มี รูปแบบการเรียนรู้แบบมีส่วนร่วม (Participant: P) เพศชาย (Male: M) กำลังศึกษาระดับมัธยมศึกษาตอนต้น (Secondary School: S) เป็นผู้เรียนที่มีความชอบวิชาวิทยาศาสตร์(Favored: F) หลังจากที่กำหนดเงื่อนไขของกฎส่วนใหญ่ด้วยเกณฑ์จำนวนต้น= “4Ts” และเกณฑ์จำนวนของตัวแนะนำที่ต้องการ $r = 5$ ก็จะทำได้ตัวแบบการแนะนำที่ประกอบด้วยชุดของตัวแนะนำตามที่ต้องการ สำหรับนำไปค้นหา เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ต่างๆ ที่มีคุณลักษณะที่สอดคล้องกับตัวแนะนำ (Recommender) ดังตัวอย่างในตารางที่ 4.20

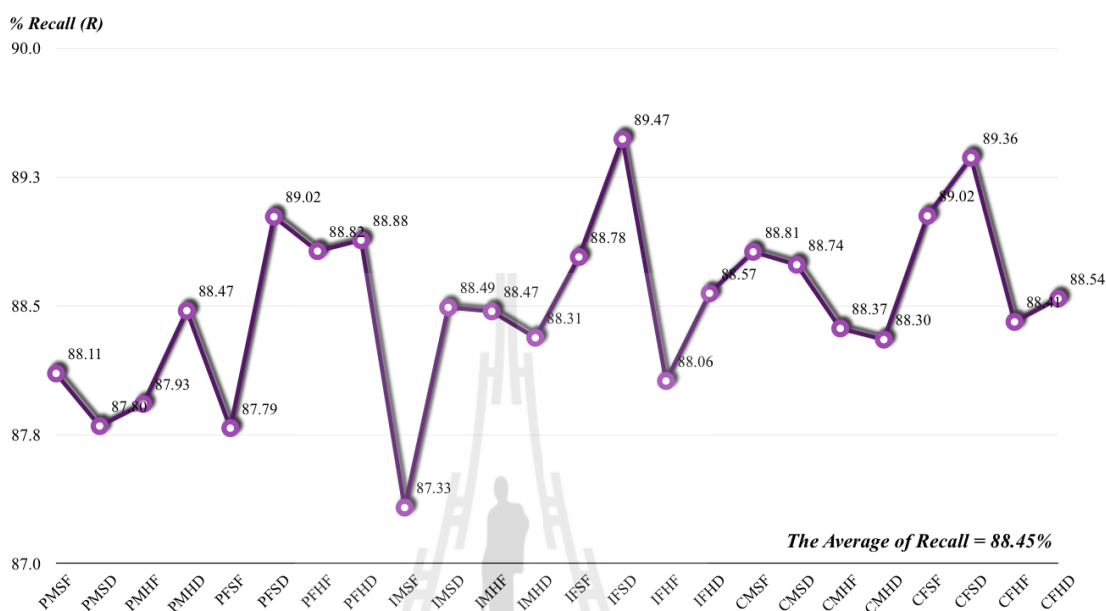
ตารางที่ 4.20 ตัวอย่างชุดของตัวแนะนำ (Recommender) คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ สำหรับคุณลักษณะรายบุคคลที่มีตัวแบบย่อยเป็น PMSF

Learning Objects Characteristics	Recommender No.				
	1	2	3	4	5
LOsC1_Video	Y	Y/N	Y/N	Y/N	Y/N
LOsC2_Animation	Y	Y/N	Y/N	Y/N	Y/N
LOsC5_Graphic	N	Y/N	Y/N	Y/N	Y/N
LOsC6_Simulation	Y	Y	Y	Y	Y/N
LOsC9_Overview	Y	Y	Y	Y/N	Y/N
LOsC11_Chapter	N	N	N	N	N
LOsC12_Summary	Y	Y	Y	Y	Y/N
LOsC14_Fact	N	N	N	N	Y/N
LOsC16_Process	N	N	Y/N	Y/N	Y/N
LOsC17_Procedure	N	N	Y/N	Y/N	Y/N
LOsC18_Demo	Y	Y	Y	Y	Y/N
LOsC20_Example			Y	Y/N	Y/N
LOsC21_Exercise	N	N	Y/N	Y/N	Y/N
LOsC23_Description			Y	Y/N	Y/N
LOsC26_Time	N	N	N	Y/N	Y/N
LOsC28_Sound	Y	Y	Y	Y/N	Y/N
LOsC29_Place	Y	Y	Y	Y/N	Y/N
LOsC30_Motivation	N	N	N	N	N
LOsC32_Assignment	N	N	N	Y/N	Y/N

1.3) ผลการประเมินตัวแบบ หลังจากที่ได้ ตัวแบบ การแนะนำไปใช้ในการค้นหา เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่มีคุณลักษณะสอดคล้องกับชุดของตัวแนะนำที่ต้องการแล้ว นำผลการค้นหา เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ตามคุณลักษณะรายบุคคลที่ได้ ไปทำ การวิเคราะห์และวัดประสิทธิภาพของตัวแบบ โดยการวัดจากค่าความระลึก (Recall) ที่ได้จากการศึกษาทดลองนี้

จากการนำตัวแบบการแนะนำที่ได้ ไปทำการสืบค้น เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ตามคุณลักษณะรายบุคคล ซึ่งประกอบด้วย 24ตัวแบบย่อย ภายใต้การกำหนดเงื่อนไขของกฎส่วนใหญ่ โดยใช้ค่า $t = \{“4Ts”, “3Ts”, “2Ts”, “1Ts”\}$ และ $r = \{1, 2, 3, \dots, 20\}$ และนำผลที่ได้มาคำนวณหาค่าเฉลี่ยรวม ผลการประเมินตัวแบบการแนะนำ พบว่า มีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความระลึก (Recall) ของทุกตัวแบบย่อยเท่ากับร้อยละ 88.45โดยพบว่า คุณลักษณะ

รายบุคคลที่มีตัวแบบย่อยเป็น IFSD มีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความระลึกสูงสุดเท่ากับร้อยละ 89.47 และคุณลักษณะรายบุคคลที่มีตัวแบบย่อยเป็น IMSF มีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความระลึกต่ำสุดเท่ากับ ร้อยละ 87.33 ดังรูปที่ 4.16



รูปที่ 4.16กราฟเปรียบเทียบร้อยละของค่าความระลึกจำแนกตามตัวแบบย่อย (Sub-Model)

2) วิเคราะห์และอภิปรายผล(Analysis and Discussion)

การกำหนดเงื่อนไขของการเลือกใช้กฎการจำแนกบางส่วนที่ได้มาจากเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ โดยใช้หลักการของ กฎส่วนใหญ่ ของการศึกษาทดลองนี้ ทำให้สามารถลดจำนวนของกฎที่จะนำมาใช้ในการสร้างตัวแบบการแนะนำได้ ซึ่งในการศึกษาทดลองนี้ กำหนดเงื่อนไขของการเลือกใช้กฎครอบคลุมความเป็นไปได้ทั้งหมดตามหลักเกณฑ์ที่กำหนดของการศึกษาทดลองนี้ ทำให้ได้ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความระลึกของทุกตัวแบบย่อยเท่ากับร้อยละ 88.45 อย่างไรก็ตาม ควรมีการประเมินผลและวัดประสิทธิภาพของตัวแบบ โดยคำนึงถึงจำนวนของตัวแนะนำ (Recommender) ที่จะนำมาใช้ในการสร้างตัวแบบการแนะนำ ทั้งนี้ เพื่อให้ได้ค่าเกณฑ์ต่าง ๆ สำหรับสร้างตัวแบบการแนะนำที่มีความเหมาะสมที่สุดต่อไป

4.2.2.3 สรุปผลการแนะนำเรียนรู้เชิงออบเจกต์ด้วยเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ

จากผลการศึกษาทดลอง ทั้งสองข้างต้น จะเห็นได้ว่าขั้นตอนวิธี การพัฒนาตัวแบบการแนะนำโดยการใช้กฎส่วนใหญ่ สามารถสืบค้นข้อมูลได้ครอบคลุมทั้งหมดและมีผลการ

ประเมินผลและวัดประสิทธิภาพอยู่ในเกณฑ์ที่สามารถยอมรับได้ ประกอบกับเป็นขั้นตอนวิธีที่ไม่ยุ่งยากซับซ้อน มีความยืดหยุ่นและสามารถนำไปประยุกต์ใช้งานได้ง่าย ดังนั้น งานวิจัยนี้จึงเลือกใช้ขั้นตอนวิธีการสร้างตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล โดยการ ใช้กฎส่วนใหญ่ (MajorityRuleBased) สำหรับพัฒนาเป็น แบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคลต่อไป

4.3 ผลการพัฒนามอดูลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะ

รายบุคคล

การพัฒนามอดูล การสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคลของงานวิจัยนี้ สามารถแบ่งผลการวิจัยตามขั้นตอนพัฒนา มอดูลออกเป็น 2 ส่วนคือ ส่วนของการทำดัชนีและการจับคู่ระหว่างคำค้นกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำ และส่วนของการจัดอันดับผลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยมีรายละเอียดของผลการพัฒนาตัวแบบที่ได้ ดังต่อไปนี้

4.3.1 ผลการทำดัชนีและการจับคู่ระหว่างคำค้นกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำ

การทำงานในขั้นตอนแบ่งออกเป็น 2 ส่วนคือ (1) ส่วนของการ ทำดัชนี ระหว่างคำค้นกับกลุ่มของคำที่มีความสัมพันธ์เชิงความหมายในคลังคำศัพท์ โดยการนำคำค้นที่ได้จากผู้ใช้ไปค้นหาคำและกลุ่มของคำสำคัญอื่น ๆ ที่มีความสัมพันธ์เชิงความหมายกับคำค้นในคลังคำศัพท์ ที่มีการทำดัชนีแบบกำหนดค่าน้ำหนัก ด้วยเทคนิคการจัดลำดับด้วยวิธีหาผลรวม (Rank Sum) ทำให้ทุกตำแหน่งของคำศัพท์ตามโครงสร้างสคอส (SKOS) มีค่าน้ำหนักที่แตกต่างกันเมื่อใช้คำค้นที่แตกต่างกัน และ (2) ส่วนของ การจับคู่ระหว่างคำค้นกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำ โดยการนำข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลจากผู้ใช้เป็นเงื่อนไขสำหรับเลือก กฎการแนะนำ (Classification Rule) เพื่อทำการสืบค้นข้อมูลในฐานความรู้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ สำหรับแนะนำให้กับผู้ใช้ตามคุณลักษณะรายบุคคล จากนั้นนำผลลัพธ์ที่ได้ซึ่งเป็นรายการของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ตามคุณลักษณะรายบุคคลไปทำการจับคู่(Matching) กับกลุ่มของคำศัพท์ทั้งหมดที่เกี่ยวข้องกับ คำค้นซึ่งผลลัพธ์ที่ได้จะถูกนำไปใช้ในขั้นตอนการจัดอันดับผลการเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ต่อไป

4.3.1.1 ผลการทำดัชนีระหว่างคำค้นกับกลุ่มของคำที่มีความสัมพันธ์เชิง

ความหมายในคลังคำศัพท์

ผลการศึกษาวิจัยส่วนนี้ ได้จากการศึกษาทดลองใส่ข้อมูลคำค้น (Keyword) จำนวน 3 คำคือ คำว่า “สูตรเคมี (B)” “อะตอม (D)” และ “อ็อน(I)” ซึ่งเป็นคำค้นที่กลุ่มตัวอย่างมี

ความชอบและสนใจที่จะนำไปใช้สืบค้นข้อมูลมากที่สุดและเป็นคำศัพท์ที่มีการ ทำดัชนีแบบ กำหนดค่าน้ำหนักด้วยเทคนิคการจัดลำดับด้วยวิธีหาผลรวม (Rank Sum) ให้กับทุกตำแหน่งของ คำศัพท์ตามโครงสร้างสคอส เมื่อนำคำค้นทั้ง 3 คำข้างต้น ไปทำการทดสอบโดยแบ่งระดับชั้นของ ความลึกของคำศัพท์ที่เกี่ยวข้องกับคำค้นออกเป็น 3 ระดับ และทดสอบการสืบค้นข้อมูลจาก ฐานความรู้ของงานวิจัยนี้ ซึ่งมีเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์จำลองจำนวน 645 เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์พบว่า ถ้าใช้ ระดับชั้นความลึกของคำศัพท์ที่เกี่ยวข้องกับคำค้นเพิ่มขึ้น ก็จะทำให้ได้จำนวนของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่ปรากฏคำศัพท์ที่มีความสัมพันธ์เชิงความหมายกับคำค้นเพิ่มมากขึ้นด้วย ทั้งนี้เนื่องจากมี จำนวนของคำศัพท์ที่เกี่ยวข้องกับคำค้นเพิ่มมากขึ้น ดังตารางที่ 4.21

ตารางที่ 4.21 รายละเอียดของข้อมูลคำค้นและเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์จำลองที่ใช้ในการทดสอบตัวแบบ

Category		The structure of Keywords		
		Level 1	Level 2	Level 3
Keywords	B	{A, B, C, E}	{A, B, C, {E, J, D}}	{A, B, C, {E, {J, K, L, M, N}, {D, G, H}}}
	D	{D, G, H, E}	{D, {G, F}, {H, I}, {E, B, J}}	{D, {G, F}, {H, I}, {E, {B, A, C}, {J, K, L, M, N}}}
	J	{J, K, L, M, N, E}	{J, K, L, {M, O, P}, {N, Q}, {E, B, D}}	{J, K, L, {M, O, P}, {N, {Q, S}}, {E, B, {D, G, H}}}
# LOs Related		331	473	595

4.2.1.2 ผลการจับคู่ระหว่างคำค้นกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำ

ผลการศึกษาวิจัยส่วนนี้ ได้จากการศึกษาทดลองโดยใส่ข้อมูลคุณลักษณะ รายบุคคลที่เป็นไปได้ทั้งหมด 24 รูปแบบไปทำการค้นหาเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ในฐานความรู้โดยใช้กฎ การแนะนำที่เกี่ยวข้องกับข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล เพื่อทำการสืบค้น เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ในฐานความรู้และนำผลลัพธ์ที่ได้ไปทำการจับคู่ (Matching) และรายการกลุ่มของคำศัพท์ทั้งหมดที่ เกี่ยวข้องกับ คำค้น จากการทดสอบโดยใช้คำค้นคำว่า สูตรเคมี อะตอม และไอออน กับข้อมูล คุณลักษณะรายบุคคลที่เป็นไปได้ทั้งหมด เพื่อพิจารณาจำนวนของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตาม คุณลักษณะรายบุคคลที่ได้จากสืบค้นข้อมูลโดยการจับคู่ระหว่างคำค้นกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้ กฎการแนะนำ และจำนวนของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลที่ได้จากใช้กฎการ แนะนำเพียงอย่างเดียว ผลปรากฏว่า เมื่อใช้คำค้นคำว่า สูตรเคมี (B) อะตอม (D) และไอออน (J) ทำให้ ได้ค่าเฉลี่ยรวมของจำนวนรายการของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ลดลงเมื่อเปรียบเทียบกับ การสืบค้น เลิร์น นิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำ เพียงอย่างเดียว โดยมีค่าเท่ากับร้อยละ 55.6, 59.3 และ 48.1 ตามลำดับ ดังตารางที่ 4.22

ตารางที่ 4.22 จำนวนของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่ได้จากการจับคู่ระหว่างคำค้นกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ โดยใช้กฎการแนะนำจำแนกตามตัวแบบย่อย (Sub-Model)

Sub-Model	# Recommend LOs	# Related LOs		
		B	D	J
PMSF	46	20	19	22
PMSD	27	17	17	12
PMHF	17	7	7	10
PMHD	52	19	17	25
PFSF	19	9	6	11
PFSD	66	23	27	32
PFHF	9	4	3	7
PFHD	20	10	7	9
IMSF	9	6	7	6
IMSD	14	8	4	10
IMHF	10	5	3	4
IMHD	11	7	6	4
IFSF	4	2	1	2
IFSD	14	5	5	10
IFHF	18	6	8	11
IFHD	43	24	16	24
CMSF	10	7	5	6
CMSD	9	5	4	5
CMHF	68	27	33	38
CMHD	16	6	5	8
CFSF	21	9	11	11
CFSD	47	19	18	20
CFHF	50	25	14	25
CFHD	45	20	20	23
Average	27	12	11	14
	% Decreasing	55.6	59.3	48.1

4.3.2 ผลการจัดอันดับผลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

ขั้นตอนการทำงานเพื่อ ทำให้ระบบสามารถแสดง ผลการสืบค้น ได้ตรงกับความต้องการมากขึ้นของงานวิจัยนี้ ใช้วิธีการคำนวณหาค่าน้ำหนักรวมของแต่ละเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ โดยการนำจำนวนคำศัพท์ที่เกี่ยวข้องกับคำค้นที่ปรากฏใน แต่ละเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์มาคูณกับค่าน้ำหนักของแต่ละคำศัพท์ตามโครงสร้างที่ได้มาจากการทำดัชนีแบบกำหนดค่าน้ำหนักแล้ว ซึ่งทำให้ได้ค่าน้ำหนักรวม ของแต่ละ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์จากนั้น ทำการปรับค่าน้ำหนักรวมที่ได้ ให้เป็นมาตรฐานเดียวกัน สำหรับนำไปจัดเรียงลำดับและแสดงผลการสืบค้นข้อมูลให้กับผู้ใช้ จากผลการทดสอบสืบค้นข้อมูลเพื่อพิจารณากำหนดเกณฑ์คัดเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่จะนำมาใช้ในการสืบค้นข้อมูล ด้วยการกำหนดเกณฑ์การคัดเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ จากค่าน้ำหนักรวมที่มีการปรับค่าแล้ว จำนวน 3 ค่าคือ 0.4, 0.5 และ 0.6 เมื่อทำการทดสอบด้วยคำค้นคำว่า สูตรเคมี (B) อะตอม (D) และ อีออน (J) กับระดับชั้นของความคิดของคำศัพท์ที่เกี่ยวข้องกับคำค้นออกเป็น 3 ระดับ พบว่า ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความระลึก (Recall) ที่ได้จากการสืบค้น โดยใช้ระดับชั้นของความคิดของคำศัพท์ที่เกี่ยวข้องกับ

คำค้นระดับที่ 1 (Level 1) จะให้ค่าความระลึกลำสูงที่สุดของการใช้ค่าเกณฑ์ 0.4, 0.5 และ 0.6 โดยมีค่าเท่ากับร้อยละ 98.2, 87.8 และ 76.5 ตามลำดับดังตารางที่ 4.23

ตารางที่ 4.23 ผลการสืบค้นตามระดับชั้นของวลีของคำศัพท์ จำแนกตามค่าเกณฑ์ที่ใช้

Keyword	Weight Criteria	Recall (%)		
		Level 1	Level 2	Level 3
B	0.4	98.19	90.49	78.49
	0.5	87.84	77.12	67.39
	0.6	76.47	68.26	60.97
D	0.4	98.19	90.49	78.49
	0.5	87.84	77.12	67.39
	0.6	76.47	68.26	60.97
J	0.4	98.19	90.49	78.49
	0.5	87.84	77.12	67.39
	0.6	76.47	68.26	60.97
Average	0.4	98.19	90.49	78.49
	0.5	87.84	77.12	67.39
	0.6	76.47	68.26	60.97

จะเห็นได้ว่า การกำหนดเงื่อนไขเพื่อคัดเลือกเลิร์นนิ่งออบเจกต์ที่เกี่ยวข้องที่แตกต่างกันมีผลต่อประสิทธิภาพของตัวแบบ เมื่อพิจารณาจาก ค่าความระลึกลำ ตามตารางที่ 4.24 งานวิจัยนี้พิจารณาเลือกกำหนดเกณฑ์ค่าน้ำหนักที่ 0.5 โดยใช้ระดับชั้นของวลีของคำศัพท์ที่เกี่ยวข้องกับคำค้นเท่ากับระดับที่ 1 (Level 1) เนื่องจากการพัฒนามอดูลสืบค้นเลิร์นนิ่งออบเจกต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคลใน ส่วนนี้ใช้วิธีการทำงานร่วมกับส่วนของมอดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งออบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล ซึ่งจะเห็นได้ว่ามีตัวแบบการแนะนำตามคุณลักษณะรายบุคคลจำนวนทั้งสิ้น 24 ตัวแบบย่อย ดังนั้น การกำหนดเกณฑ์หรือเงื่อนไขที่สูงไป อาจจะส่งผลกระทบต่อจำนวนเลิร์นนิ่งออบเจกต์ที่เป็นผลลัพธ์เพื่อแนะนำให้กับผู้ใช้ ซึ่งอาจจะน้อยเกินไปหรือไม่เพียงพอสำหรับการแนะนำเลิร์นนิ่งออบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลได้

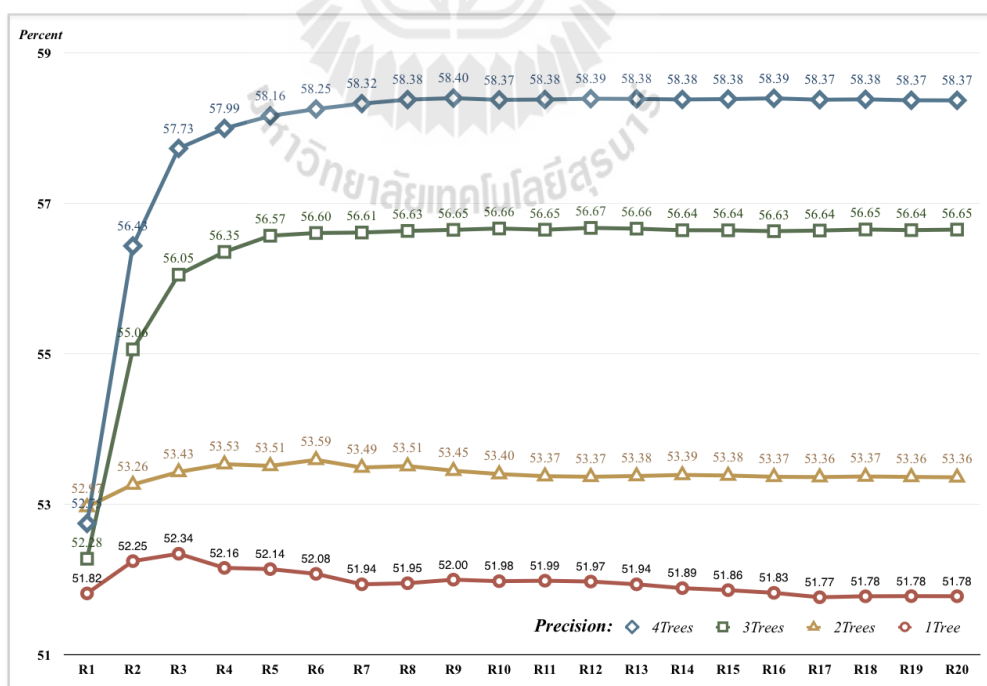
4.4 ผลการประเมินแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งออบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล

ผล การประเมินแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งออบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล ในส่วนนี้เพื่อทำการ วัดประสิทธิภาพ การสืบค้นข้อมูล ของแบบจำลองที่ออกแบบและพัฒนาขึ้นของงานวิจัยนี้สำหรับข้อมูลที่นำมาทดสอบแบบจำลอง การสืบค้นเลิร์นนิ่งออบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล ได้มาจาก 3 ส่วนคือ ข้อมูลเลิร์นนิ่งออบเจกต์จำลอง ที่อยู่ ในฐานความรู้ของงานวิจัยนี้ จำนวน 645 เลิร์นนิ่งออบเจกต์ ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลที่มีความ

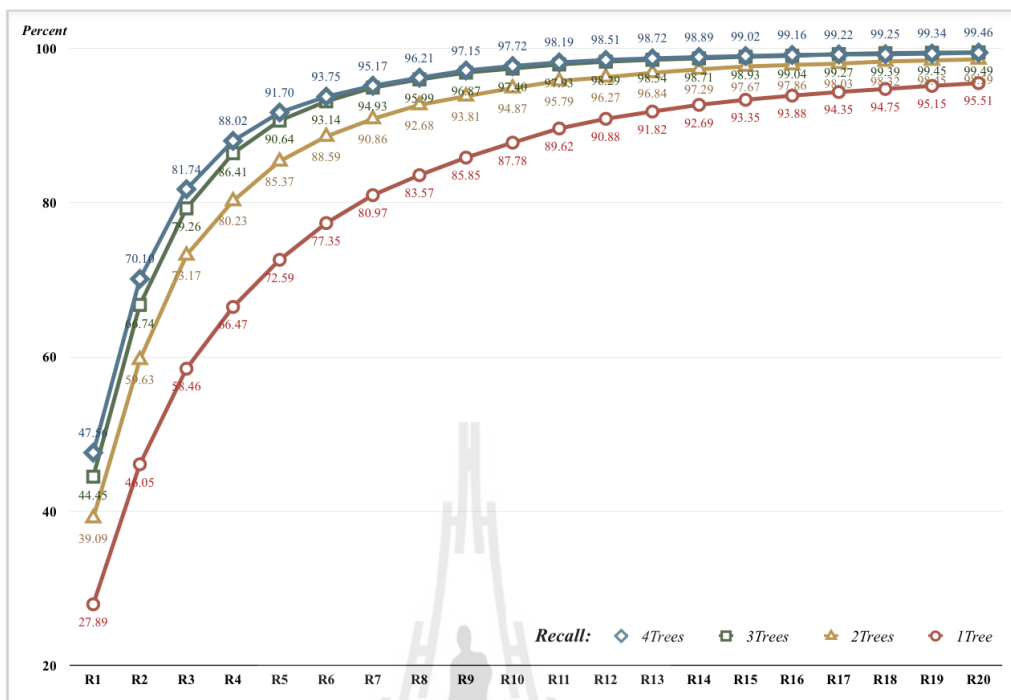
เป็นไปได้ทั้งหมด จำนวน 24 รูปแบบ และข้อมูลค่าค้นจำนวน 3 ค่าได้แก่ค่าว่า สูตรเคมี (B) อะตอม (D) และไอออน (J) ปรากฏผลวิจัยดังต่อไปนี้

4.4.1 ผลการประเมินกฎการแนะนำลิรันนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล

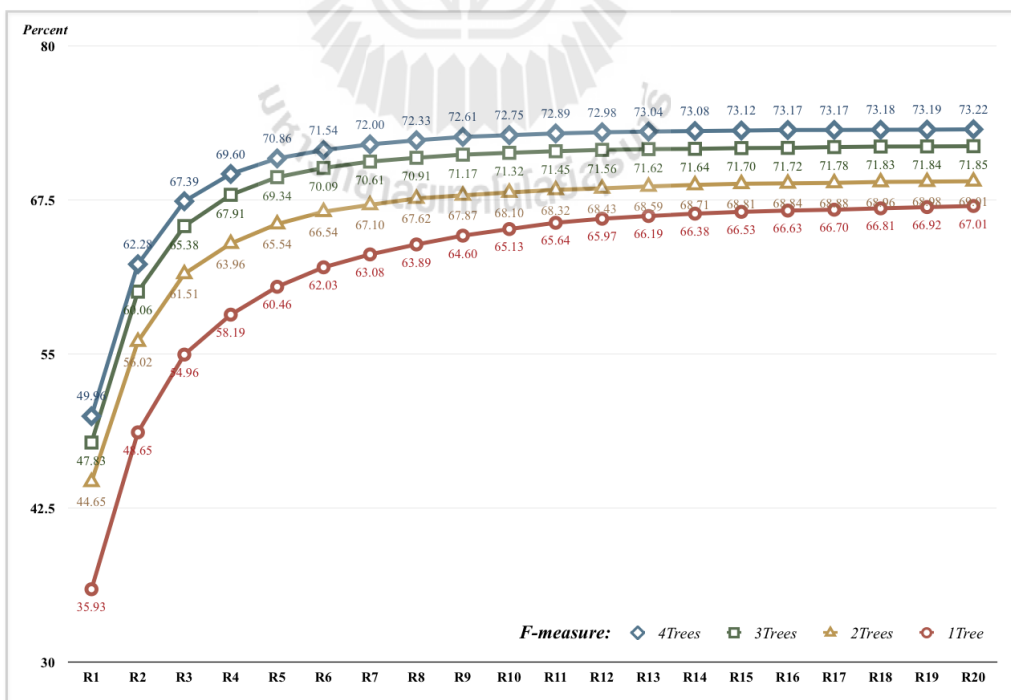
จากผลการพัฒนา มอดูลการแนะนำลิรันนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล ซึ่งงานวิจัยนี้เลือกใช้ขั้นตอนวิธีการพัฒนา ตัวแบบการแนะนำตามคุณลักษณะรายบุคคล โดยอาศัยหลักการของกฎส่วนใหญ่ (Majority Rule Based) และเพื่อให้ได้กฎการแนะนำลิรันนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลที่มีประสิทธิภาพและเหมาะสมมากที่สุด จึงได้มีวิเคราะห์และหาข้อสรุปเกี่ยวกับขนาดหรือจำนวนของตัวแนะนำ (Recommender) และเกณฑ์จำนวนต้นไม้ (Trees) ของต้นไม้ตัดสินใจทั้งนี้ เพื่อจะได้ค่าเกณฑ์ที่มีความเหมาะสมที่สุดสำหรับนำตัวแบบการแนะนำไปใช้งาน จากการทดสอบและปรับเปลี่ยนการ กำหนดหลักเกณฑ์เพื่อคัดเลือกกฎ การแนะนำจาก 2 ค่าคือ ค่าเกณฑ์จำนวนต้นไม้ (Trees:t) ของ ต้นไม้ตัดสินใจที่ปรากฏ และ ค่าเกณฑ์จำนวนของตัวแนะนำ (Recommender: r) ที่แตกต่างกัน พบว่า เมื่อใช้จำนวนของตัวแนะนำเพิ่มมากขึ้นเรื่อยๆ จะทำให้ได้ค่าความแม่นยำ (Precision) ค่าความระลึก (Recall) และค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) ของตัวแบบการแนะนำเพิ่มขึ้น รวมทั้งมีแนวโน้มเป็นคงที่ทั้ง 3 ค่า ดังรูปที่ 4.17 – 4.19



รูปที่ 4.17 กราฟเปรียบเทียบค่าความแม่นยำจำแนกตามค่า r (Recommender) และค่า t (Trees)



รูปที่ 4.18 กราฟเปรียบเทียบค่าความระลึกจำแนกตามค่า r (Recommender) และค่า t (Trees)

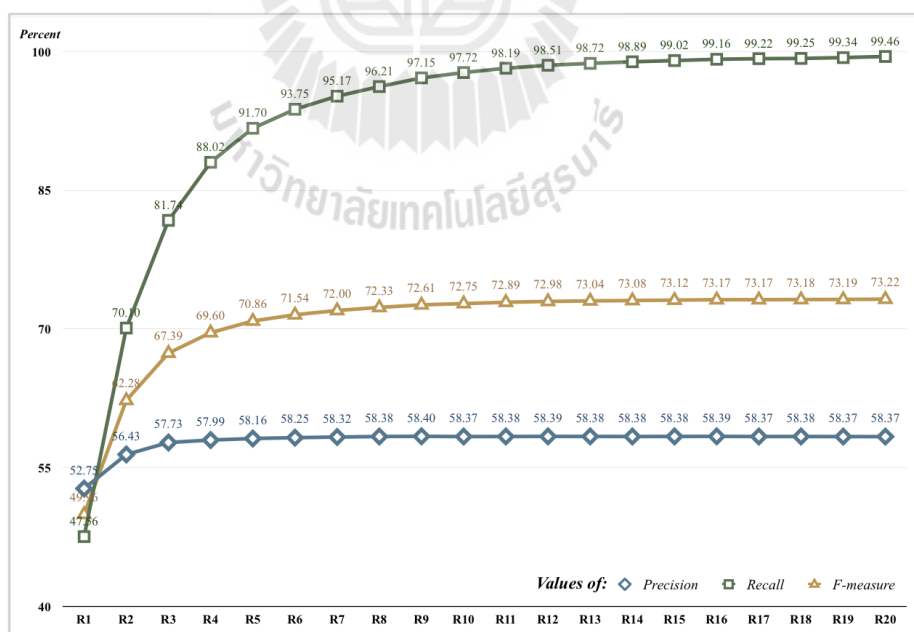


รูปที่ 4.19 กราฟเปรียบเทียบค่าเอฟเมเชอร์จำแนกตามค่า r (Recommender) และค่า t (Trees)

จากรูปที่ 4.17 – 4.19 นอกจากจะเห็น แนวโน้มของค่าต่าง ๆ จะ คงที่ เมื่อมีจำนวนของตัวแนะนำ(Recommender) เพิ่มขึ้นในระดับหนึ่งจากการพิจารณาแนวโน้มของข้อมูลและลักษณะความสัมพันธ์ระหว่างค่าความแม่นยำ (Precision) ค่าความระลึก (Recall) และค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure)ที่เกิดขึ้น เมื่อการกำหนดค่า $t = \{“4Ts”\}$ และค่า $t = \{“3Ts”\}$ จะเห็นได้ว่า นอกจากมีลักษณะและแนวโน้มของค่าต่าง ๆ ที่เหมือนกันแล้ว ยังมีค่าใกล้เคียงกันมาก ดังรูปที่ 4.19

จากการศึกษาทดลองโดยกำหนดเงื่อนไขของค่า $t = \{“3Ts”, “4Ts”\}$ พบว่า ได้ค่าความแม่นยำ (Precision) ค่าความระลึก (Recall) และค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) ที่ใกล้เคียงกับการกำหนดค่า $t = \{“4Ts”\}$ และค่า $t = \{“3Ts”\}$ ดังนั้น งานวิจัยนี้เลือกใช้การกำหนดค่า $t = \{“3Ts”, “4Ts”\}$ เนื่องจาก สามารถค้นหากฎได้ทั้งจากค่า $t = \{“4Ts”\}$ และค่า $t = \{“3Ts”\}$ ซึ่งทำให้สามารถรองรับการนำไปสืบค้นข้อมูลได้มากกว่า จึงค่าเกณฑ์ที่มีความเหมาะสมสำหรับการนำตัวแบบการแนะนำที่ได้จากการศึกษานี้ไปพัฒนาเป็นแบบจำลองต่อไป

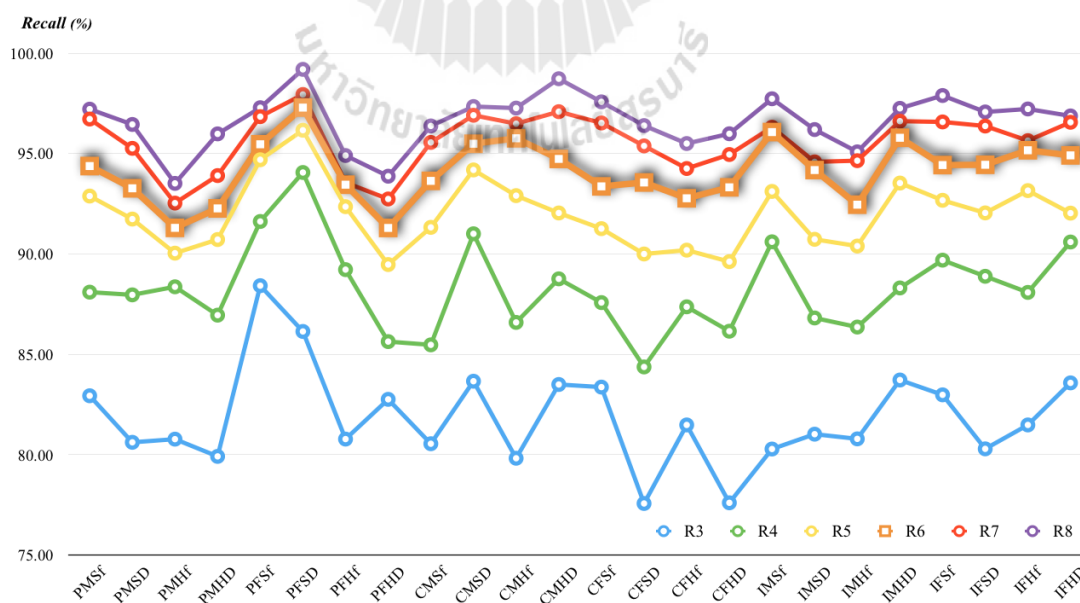
สำหรับการพิจารณาความเหมาะสมของจำนวน ตัวแนะนำ(Recommender) หรือค่า r เพื่อสร้างตัวแบบการแนะนำ โดยการนำค่าที่ต่างๆ ได้มาคำนวณหาค่าเฉลี่ยของ ค่าความแม่นยำ (Precision) ค่าความระลึก (Recall) และค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) เพื่อวิเคราะห์แนวโน้มและความสัมพันธ์ของทั้ง 3ค่า ดังรูปที่ 4.20



รูปที่ 4.20กราฟเปรียบเทียบค่าความแม่นยำ ค่าความระลึกและค่าเอฟเมเชอร์จำแนกตามค่า r (Recommender)

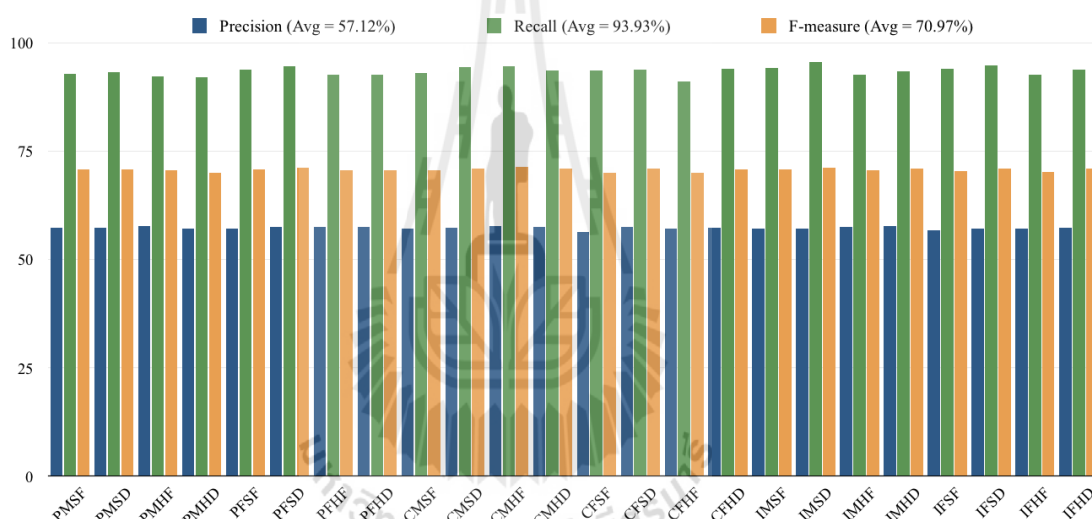
จากรูปที่ 4.20 จะเห็นได้ว่าตัวแบบการแนะนำที่ได้จากการศึกษามีค่า ความแม่นยำ (Precision) ค่อนข้างต่ำ แต่ในทางกลับกันตัวแบบที่ได้มี ค่าความระลึก (Recall) ค่อนข้างสูง ซึ่งค่าทั้งสองเป็นค่าที่มีการผกผันกัน โดยธรรมชาติอยู่แล้ว แต่อย่างไรก็ตามการศึกษาวิจัยนี้ มีความต้องการความครบถ้วนของข้อมูลที่สูง เพราะต้องการได้ตัวแบบที่สามารถแนะนำคุณลักษณะต่างๆ ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ได้อย่างครบถ้วนสมบูรณ์มากกว่า อาจจะไม่จำเป็นที่จะต้องแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ซ้ำๆ แต่ควรจะเป็นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่มีคุณลักษณะครบถ้วนมากกว่า

ดังนั้น การพิจารณาหา จำนวนของตัวแนะนำ ที่เหมาะสมจากรูปที่ 4.20 จะเห็นได้ว่า ค่าความแม่นยำเริ่มมีแนวโน้มคงที่ตั้งแต่ค่า R4 ($r = 4$) เป็นต้นไป ส่วน ค่าความระลึก มีแนวโน้มสูงขึ้นเรื่อยๆ จะเริ่มมีแนวโน้มคงที่ตั้งแต่ R10 ($r = 10$) เป็นต้นไป ในขณะที่ ค่าเอฟเมเชอร์เริ่มมีแนวโน้มคงที่ตั้งแต่ค่า R6 ($r = 6$) เป็นต้นไป ซึ่งงานวิจัยนี้สนใจพิจารณาเลือกที่เกณฑ์ของค่า ความระลึกตั้งแต่ร้อยละ 90 ขึ้นไป ถ้าพิจารณาจากกราฟดังกล่าวแล้ว จะเริ่มต้นที่ค่า R5 ($r = 5$)ซึ่งเท่ากับร้อยละ 91.70 แต่เนื่องจากตัวแบบการแนะนำของงานวิจัยนี้ จะต้องนำตัวแบบที่ได้ไปใช้งานถึงในระดับตัวแบบย่อย (Sub-Model) ซึ่งมาจากผู้ใช้ข้อมูลคุณลักษณะส่วนบุคคลที่แตกต่างกัน ดังนั้น จึงพิจารณาที่เกณฑ์ของค่า ความระลึก (Recall) ตั้งแต่ร้อยละ 90 ขึ้นไปซึ่งจะเห็นได้ว่า จำนวนของตัวแนะนำ (Recommender) ที่ค่า R6 ($r = 6$)เป็นค่าเกณฑ์ที่สามารถทำให้ทุกตัวแบบย่อย (Sub-Model) มีได้ค่าความระลึกมากกว่าร้อยละ 90 ดังรูปที่ 4.21



รูปที่ 4.21 กราฟเปรียบเทียบค่าความระลึก จำแนกตามจำนวนของตัวแนะนำ (Recommender) และตัวแบบย่อย (Sub-Model)

จากข้อสรุปของการคัดเลือกเกณฑ์ที่เหมาะสมที่สุดสำหรับนำมาสร้างกฎการ แนะนำของแบบจำลองการสืบค้นเรียนรู้เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล ในครั้งนี้ โดยพิจารณาจากผลการประเมินผลและวัดประสิทธิภาพของตัวแบบการจำแนกที่ได้ สรุปได้ว่าการกำหนดเกณฑ์ ค่า $t = \{“3Ts”, “4Ts”\}$ และค่า $r = 6$ ซึ่งทำให้ได้ตัวแบบการแนะนำที่มี ค่าเฉลี่ยรวมของความแม่นยำ (Precision) ค่าความระลึก (Recall) และค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) เท่ากับร้อยละ 57.12, 93.93 และ 70.97 ตามลำดับ และเมื่อทำการวิเคราะห์ผลการประเมินในแต่ละตัวแบบย่อยตามคุณลักษณะรายบุคคลทั้ง 24 ตัวแบบย่อย พบว่า ทุกตัวแบบย่อยมีแนวโน้มของค่า ความแม่นยำ (Precision) ค่าความระลึก (Recall) และค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) ค่อนข้างคงที่ แสดงให้เห็นว่าเป็นตัวแบบที่มีความเสถียรและเหมาะสมกับข้อมูลของงานวิจัยนี้ ดังรูปที่ 4.22



รูปที่ 4.22 กราฟเปรียบเทียบค่าความแม่นยำ ค่าความระลึกและค่าเอฟเมเชอร์เมื่อกำหนดค่า $t = \{“3Ts”, “4Ts”\}$ และค่า $r = 6$ จำแนกตามตัวแบบย่อย (Sub-Model)

4.4.2 ผลการประเมินการ สืบค้นเรียนรู้เชิงความหมายตามคุณลักษณะ

รายบุคคล

การพัฒนา แบบจำลองการสืบค้นเรียนรู้เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล จะต้องได้รับข้อมูลจากผู้ใช้ 2 ส่วนได้แก่ ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล (Individual Characteristics) และข้อมูลคำค้น (Keywords) ซึ่งจากผลการศึกษาปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกเรียนรู้เชิงความหมายของงานวิจัยนี้ได้ข้อสรุปว่า ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลประกอบด้วย ข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles) ข้อมูลเพศ (Gender) ข้อมูลระดับการศึกษา (Grade Level)

และข้อมูลลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ (Science Favorite) ส่วนของข้อมูลคำค้นที่นำมาใช้ในการทดสอบแบบจำลองครั้งนี้ประกอบด้วย คำว่า สูตรเคมี (B) อะตอม (D) และ อีออน (J) จาก การทดสอบแบบจำลองการสืบค้น เสิร์ชนิ่งอีอบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล ที่ได้ จากงานวิจัยนี้ กับข้อมูลเสิร์ชนิ่งอีอบเจกต์จำลอง ซึ่งมีอยู่ในฐาน ความรู้ของงานวิจัยนี้ จำนวน 645 เสิร์ชนิ่งอีอบเจกต์ผลปรากฏว่า ทุกตัวแบบย่อยจะได้ค่าความแม่นยำเท่ากับร้อยละ 100 เนื่องจากเป็น ผลที่ได้มาจากการคัดเลือกทุกเสิร์ชนิ่งอีอบเจกต์ที่มีความเกี่ยวข้องกับคำค้นและคุณลักษณะ รายบุคคลอยู่แล้ว ดังนั้น จึงได้ ค่าเฉลี่ยรวมของความแม่นยำ ค่าความระลึก และค่าเอฟเมเชอร์ เท่ากับร้อยละ 100, 79.6 และ 86.9 ตามลำดับ ดังตารางที่ 4.24

ตารางที่ 4.24 ผลการประเมิน แบบจำลองการสืบค้นเสิร์ชนิ่งอีอบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับ คุณลักษณะรายบุคคลจำแนกตามตัวแบบย่อย (Sub-Model) และคำค้น

Sub-Model	# Recommend LOs			Recall (%)			F-measure (%)		
	B	D	J	B	D	J	B	D	J
PMSF	20	19	22	95.2	67.9	61.1	97.6	80.9	75.9
PMSD	17	17	12	94.4	77.3	63.2	97.1	87.2	77.4
PMHF	7	7	10	100.0	77.8	100.0	100.0	87.5	100.0
PMHD	19	17	25	95.0	65.4	71.4	97.4	79.1	83.3
PFSF	9	6	11	100.0	54.5	78.6	100.0	70.6	88.0
PFSD	23	27	32	67.6	71.1	66.7	80.7	83.1	80.0
PFHF	4	3	7	100.0	100.0	77.8	100.0	100.0	87.5
PFHD	10	7	9	100.0	63.6	64.3	100.0	77.8	78.3
IMSF	6	7	6	100.0	100.0	75.0	100.0	100.0	85.7
IMSD	8	4	10	100.0	57.1	71.4	100.0	72.7	83.3
IMHF	5	3	4	100.0	100.0	57.1	100.0	100.0	72.7
IMHD	7	6	4	100.0	75.0	40.0	100.0	85.7	57.1
IFSF	2	1	2	100.0	50.0	66.7	100.0	66.7	80.0
IFSD	5	5	10	100.0	71.4	90.9	100.0	83.3	95.2
IFHF	6	8	11	85.7	88.9	100.0	92.3	94.1	100.0
IFHD	24	16	24	100.0	53.3	68.6	100.0	69.6	81.4
CMSF	7	5	6	100.0	71.4	60.0	100.0	83.3	75.0
CMSD	5	4	5	100.0	100.0	100.0	100.0	100.0	100.0
CMHF	27	33	38	75.0	71.7	74.5	85.7	83.5	85.4
CMHD	6	5	8	85.7	55.6	88.9	92.3	71.4	94.1
CFSF	9	11	11	100.0	91.7	78.6	100.0	95.7	88.0
CFSD	19	18	20	70.4	54.5	60.6	82.6	70.6	75.5
CFHF	25	14	25	80.6	42.4	69.4	89.3	59.6	82.0
CFHD	20	20	23	76.9	69.0	69.7	87.0	81.6	82.1
Average				92.8	72.1	74.0	95.9	92.8	72.1
				79.6			86.9		

ผลที่ได้ในตารางที่ 4.24สามารถอธิบายได้ว่า ถ้าผู้ใช้มีข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลที่อยู่ในรูปแบบของตัวแบบย่อยเป็น PMSF เมื่อผู้ใช้ใส่คำค้นคำว่า “อะตอม” หรือคำ D เข้าไประบบ ผู้ใช้จะได้รับการแนะนำ เสิร์ชนิ่งอีอบเจกต์ จำนวน 19เสิร์ชนิ่งอีอบเจกต์ มีค่าความระลึก (Recall)

เท่ากับร้อยละ 67.9 โดยมีค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) เท่ากับร้อยละ 80.9 หรือถ้าผู้ใช้คนเดียวกันค้นคำว่า “สูตรเคมี” หรือคำ B เข้าไประบบ ผู้ใช้จะได้รับการแนะนำ เสิร์ชนิ่งอ็อบเจกต์จำนวน 20 เสิร์ชนิ่งอ็อบเจกต์ มีค่าความระลึก (Recall) เท่ากับร้อยละ 95.2 โดยมีค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) เท่ากับร้อยละ 97.6 ซึ่งเป็นผลการประเมินตัวแบบในส่วนของ การสืบค้นด้วยคำค้น จะเห็นได้ว่า ผลที่ได้จะมีค่าที่แตกต่างกันไปเมื่อใช้คำค้นที่แตกต่างกัน ซึ่งในการทดสอบครั้งนี้ พบว่า ผลการประเมินที่ได้จากการใช้คำค้น B, D, J มีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความระลึก (Recall) และค่าเอฟเมเชอร์ (F-measure) เท่ากับร้อยละ 79.6 และ 86.9 ตามลำดับ



บทที่ 5

สรุปและข้อเสนอแนะ

ในบทนี้ จะนำเสนอเกี่ยวกับสรุปผลการวิจัย ข้อจำกัดของการวิจัย การประยุกต์ผลการวิจัย และข้อเสนอแนะในการวิจัยครั้งต่อไป โดยมีรายละเอียดดังนี้

5.1 สรุปผลการวิจัย

งานวิจัยนี้มีวัตถุประสงค์เพื่อ ออกแบบและพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล โดยอาศัยแนวคิดทฤษฎี และเทคนิควิธีการต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้อง 5 ด้าน ประกอบด้วย (1) คุณลักษณะเฉพาะของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (2) ปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (3) กระบวนการจัดการเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (4) การแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลและ (5) การสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมาย โดยการศึกษาวิจัยนี้เป็นการวิจัยเชิงประยุกต์ ที่ดัดแปลงขั้นตอนการดำเนินงานมาจาก วงจรการพัฒนาระบบ (System Development Life Cycle หรือ SDLC) สรุปผลการวิจัยในส่วนที่เกี่ยวข้องกับการออกแบบและพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล ได้ดังต่อไปนี้

5.1.1 ผลการศึกษาปัจจัยที่มีผลต่อการเลือกเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

การศึกษานี้จำแนกรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียนตามแนวคิดของ ของกราชาและไรซ์แมน ซึ่งเป็นรูปแบบการเรียนรู้ของ กลุ่มผู้เรียนระดับมัธยมศึกษา กลุ่มตัวอย่างคือ นักเรียนที่กำลังศึกษาอยู่ในระดับมัธยมศึกษาของโรงเรียนต่าง ๆ ในเขตจังหวัดนครราชสีมา จำนวน 1,586 คน ผลการวิจัยพบว่าปัจจัยด้านลักษณะรายบุคคลมีความสัมพันธ์กับการเลือก เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ โดยปัจจัยที่มีผลต่อการเลือก เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ได้แก่ เพศ ระดับการศึกษา และลักษณะความชอบวิชา วิทยาศาสตร์ ผลการวิเคราะห์ข้อมูลโดยการ ทดสอบไคสแคว์ (χ^2) เพื่อหาความสัมพันธ์ระหว่างรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียนกับข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล พบว่า รูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียนมีความสัมพันธ์กับเพศ ระดับการศึกษา และลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติ (p-value <0.05) โดยมีค่า χ^2 เท่ากับ 23.194 (p-value <0.001), 64.243 (p-value <0.001) และ 7.416 (p-value = 0.025)

5.1.2 ผลการพัฒนารูปร่างความรู้ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

การพัฒนารูปร่างความรู้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ของงานวิจัยนี้ สามารถสรุปผลที่ได้ออกเป็น 2 ส่วน คือ เมทาดาตาสำหรับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ และคลังคำศัพท์ โดยมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

5.1.2.1 เมทาดาตาสำหรับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เป็นการจัดทำเมทาดาตาสำหรับการบรรยายเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เพื่อการสืบค้นตามลักษณะรายบุคคล โดยการวิเคราะห์คุณลักษณะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ จาก สื่อการสอนอิเล็กทรอนิกส์ ที่มีเนื้อหาเกี่ยวข้องกับวิชาเคมี ที่ อยู่ภายใต้โครงการพัฒนาสื่ออิเล็กทรอนิกส์ตามแผนปฏิบัติการไทยเข้มแข็ง 2555 (sp2) สำนักงานคณะกรรมการการศึกษาขั้นพื้นฐาน กระทรวงศึกษาธิการ ได้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์จำลองในฐานความรู้ของงานวิจัยนี้จำนวน 645 เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ และศึกษาเมทาดาตาที่เกี่ยวข้อง ได้ เมทาดาตาสำหรับการบรรยายเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เพื่อการสืบค้นตามลักษณะรายบุคคลทั้งสิ้น 7 องค์ประกอบ ได้แก่ ชื่อเรื่อง (Title) คำสำคัญ (Keywords) ชนิดของมัลติมีเดีย (Multimedia Type) ชนิดของเนื้อหาแบบเรื่องเล่า (Narrative Content Type) ชนิดของเนื้อหาที่เกี่ยวข้องกับกระบวนการคิด (Cognitive Content Type) ชนิดของเนื้อหาที่ช่วยสนับสนุน (Supporting Content Type) และชนิดของเนื้อหาที่เกี่ยวข้องกับการจัดสภาพแวดล้อม (Environment Content Type) โดยองค์ประกอบที่ 1 และ 2 ปรับใช้จากดับลินคอร์เมทาดาตา และองค์ประกอบที่ 3-7 คัดแปลงมาจากมาตรฐานลอมอนโทโลยี ALOCoM และแนวคิดของดังนี้

5.1.2.2 คลังคำศัพท์สำหรับการสร้าง ดรรชนี (Index) หรือคำค้น (Keywords) เพื่อเป็นตัวแทน ในการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ซึ่งงานวิจัยนี้ได้ สร้างคลังคำศัพท์ ขึ้นมาใหม่โดยใช้ข้อมูลจาก 3 แหล่ง คือ แหล่งคำ แหล่งความ และแหล่งบุคคล ประกอบด้วยชุดของคำศัพท์ที่เกี่ยวข้องกับเนื้อหาสาระวิชาเคมีในระดับมัธยมศึกษาจำนวนทั้งสิ้น 224 คำ ที่มีโครงสร้างการจัดหมวดหมู่คำศัพท์ตามแบบแผนของสคอส (SKOS) ซึ่งมีความสัมพันธ์เชิงความหมาย 3 ลักษณะ ได้แก่ ความสัมพันธ์ในลักษณะเท่าเทียมกัน ความสัมพันธ์ในลักษณะลดหลั่นตามลำดับชั้น และ ความสัมพันธ์ในลักษณะเกี่ยวข้องกันหรือความหมายคาบเกี่ยวกัน ทั้งนี้คำศัพท์แบบควบคุมทั้งหมดที่อยู่ในคลังคำ จะถูกนำไป ทำดัชนีผกผัน (Inverted Index) เพื่อแสดงข้อมูลจำนวนและความถี่ของคำศัพท์ควบคุมต่าง ๆ ในคลังคำที่ปรากฏในแต่ละเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ แต่ละรายการในขั้นตอน การสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคลต่อไป

5.1.3 ผลการพัฒนา มอดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล

การวิจัยในส่วนนี้จะมุ่งเน้นการพัฒนากฎการแนะนำ (Recommendation Rules) ซึ่งได้มาจากตัวแบบจำแนกข้อมูล (Classification Model) เพื่อให้สามารถอธิบายหรือบอกความสัมพันธ์

ระหว่างคุณลักษณะ เฉพาะ ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่ผู้ใช้มีความชอบกับ คุณลักษณะรายบุคคล ได้ อย่างมีประสิทธิภาพและเหมาะสมโดยใช้ การผสมผสานระหว่างเทคนิควิธี ต่างๆ ได้แก่เทคนิควิธี ต้นไม้ตัดสินใจ (Decision Tree) เทคนิควิธีเลือกลักษณะสำคัญและจัดกลุ่มข้อมูล (Feature SelectionandFeatureGrouping) เทคนิคการค้นหาคความสัมพันธ์(AssociationRuleDiscovery) ด้วย อัลกอริทึมเอพริออริ(Apriori Algorithm) และเทคนิควิธี ของกฎส่วนใหญ่ (Majority Rule)ได้ผล วิจัย ดังนี้

5.1.3.1 การศึกษาทดลองเพื่อสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล ระหว่าง คุณลักษณะเฉพาะ ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ผู้ใช้มีความชอบ กับคุณลักษณะรายบุคคล โดยการทดสอบด้วยอัลกอริทึม ของเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ 5 อัลกอริทึม ได้แก่ อัลกอริทึม Random Tree อัลกอริทึม C4.5 (หรือ อัลกอริทึม J48) อัลกอริทึม NB Tree อัลกอริทึม BF Tree และอัลกอริทึม Simple Tree พบว่าตัว แบบจำแนกข้อมูลที่กำหนดให้ตัวจำแนก (Classifier) คือ ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล โดยมี แอททริบิวต์นำเข้า (Input Attributes)คือ ข้อมูล คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่ได้จากการ คัดเลือกลักษณะสำคัญและจัดกลุ่มข้อมูล จากจำนวนทั้งหมด 33 คุณลักษณะ เมื่อผ่านขั้นตอนการ เลือกลักษณะสำคัญคงเหลือจำนวน 19 คุณลักษณะและสามารถจัดกลุ่มเป็นคุณลักษณะใหม่ ตาม ที่มาของข้อมูล ได้จำนวน 5 คุณลักษณะผลปรากฏว่า ตัวแบบจำแนกข้อมูลตามรูปแบบการเรียนรู้ ตามเพศ ตามระดับการศึกษาและตามลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ที่ได้มีค่าเฉลี่ยรวมของค่า ความถูกต้อง (Accuracy) เพิ่มขึ้น คิดเป็นร้อยละ 6.86, 4.65, 6.63 และ 3.91 ตามลำดับโดยพบว่า อัลกอริทึม C4.5และอัลกอริทึม Random Treeมีประสิทธิภาพการทำนายที่เหมาะสมสำหรับนำไปใช้ งาน ผลการทดลองนี้แสดงให้เห็นว่า วิธีการ เลือกลักษณะสำคัญ และการจัดกลุ่มข้อมูลที่มีความ เกี่ยวข้องกันหรืออยู่ในกลุ่มเดียวกันเพื่อสร้างเป็นคุณลักษณะใหม่ นอกจากจะทำให้ ขนาดมิติของ ข้อมูลลดลงแล้ว ยังสามารถเพิ่มประสิทธิภาพการทำนายของตัวแบบจำแนกข้อมูลได้ด้วย

5.1.3.2 การศึกษาทดลองเพื่อสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูล โดยการเพิ่มแอททริบิวต์ นำเข้า(Input Attributes) ซึ่งเป็นคุณลักษณะใหม่ที่ได้จากการค้นหาและคัดเลือก ความสัมพันธ์ ที่ โดดเด่นจากความชอบของ ผู้ใช้ที่มีพฤติกรรมการเลือกหรือสนใจ คุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่แตกต่างกันและเกิดขึ้นร่วมกันด้วย อัลกอริทึมเอพริออริ เมื่อนำไปสร้างเป็นคุณลักษณะ ใหม่และ เพิ่มเป็นแอททริบิวต์นำเข้า สำหรับสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลและทำการทดสอบด้วย อัลกอริทึมของเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ 3อัลกอริทึม ได้แก่ อัลกอริทึม C4.5 อัลกอริทึม Random Treeและอัลกอริทึม Random Forest Treeผลปรากฏว่าตัวแบบจำแนกข้อมูลที่มีการเพิ่มแอททริบิวต์ นำเข้าที่เป็นกลุ่มของคุณลักษณะที่มีความสัมพันธ์ ที่โดดเด่นที่ได้จาก อัลกอริทึมเอพริออริ เข้าไปจะ ทำให้ได้ตัวแบบจำแนกข้อมูลที่มีค่าความถูกต้องเพิ่มขึ้นในทุกอัลกอริทึม โดยพบว่า อัลกอริทึมที่

เหมาะสมสำหรับนำไปใช้งาน คือ อัลกอริทึม C4.5ที่มีการเพิ่มคุณลักษณะใหม่ 3คุณลักษณะคือ $A^3 = \{\text{Summary, Fact, Demo}\}$ $B^3 = \{\text{Simulation, Summary, Example}\}$ และ $C^3 = \{\text{Overview, Exercise, Time}\}$ เข้าไป ซึ่งทำให้มี แอททริบิวต์นำเข้า จำนวน 8 คุณลักษณะโดยมีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความถูกต้องเพิ่มขึ้นเท่ากับร้อยละ 3.71 ทั้งนี้ พิจารณาจากเกณฑ์ขนาดของต้นไม้ตัดสินใจ (Size of Trees) และความคงที่ของค่าความถูกต้องในการทำนายผลผลที่ได้จากการทดลองนี้แสดงให้เห็นว่าวิธีการค้นหาความสัมพันธ์ที่โดดเด่นระหว่างข้อมูลด้วยอัลกอริทึมเอพริออริ จากนั้นนำไปสร้างเป็นคุณลักษณะใหม่และเพิ่มเป็น แอททริบิวต์นำเข้า สำหรับสร้างตัวแบบจำแนกข้อมูลนั้นเป็นอีกแนวทางหนึ่งของการเพิ่มประสิทธิภาพการทำนายของตัวแบบจำแนกข้อมูลของงานวิจัยนี้

5.1.3.3 การศึกษาทดลองเพื่อสร้างตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตาม

คุณลักษณะรายบุคคลด้วย กฎส่วนใหญ่ (Majority Rule) เริ่มจากการสร้างกฎการจำแนกด้วย อัลกอริทึม C4.5 ที่ เป็นความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลจำนวน 4 คุณลักษณะกับ ข้อมูลคุณลักษณะ เฉพาะ ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่มีการจัดกลุ่มแล้ว จำนวน 8 คุณลักษณะทำให้ได้ ชุดของกฎการจำแนก คุณลักษณะ เฉพาะ ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ จำนวน 4 ชุดคือ ชุดของกฎการจำแนกตามรูปแบบการเรียนรู้จำนวน 1,090 กฎ ตามเพศจำนวน 974 กฎ ตามระดับการศึกษา จำนวน 1,084 กฎ และ ตามความชอบเรียนวิชาวิทยาศาสตร์จำนวน 1,030 กฎ จากนั้นนำกฎการจำแนกทั้งหมดที่ได้เข้าสู่ขั้นตอนการคัดเลือกตามหลักการของ กฎส่วนใหญ่ เพื่อนำผลที่ได้ ไปสร้างเป็นกฎการแนะนำ (Recommendation Rules) ต่อไป โดยพิจารณาจากค่าความถี่ของ กฎการจำแนกที่ปรากฏร่วมกันในแต่ละชุดของกฎการจำแนก กำหนดเป็นค่า $t = \{“4Ts”, “3Ts”, “2Ts”, “1Ts”\}$ และจำนวนตัวแนะนำ (Recommender) ที่ต้องการ กำหนดเป็นค่า $r = \{1, 2, 3, \dots, 20\}$ ผลปรากฏว่า สามารถสร้างตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่ได้จาก การรวมเข้ากัน (Combination) ของ ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล 4 คุณลักษณะจำนวนทั้งสิ้น 24 ตัวแบบย่อย (Sub-Model) โดยมีค่าเฉลี่ยของจำนวนกฎการจำแนกที่นำมาใช้ในการสร้างเป็นกฎการแนะนำของทุกตัวแบบย่อยเท่ากับ 730 กฎและเมื่อเปรียบเทียบกับจำนวนของกฎการจำแนกทั้งหมด พบว่ามีจำนวนของการใช้กฎการจำแนกในทุกตัวแบบย่อยลดลงคิดเป็นร้อยละ 61.74 โดยมีค่าเฉลี่ยรวมของค่าความระลึก (Recall) ของทุกตัวแบบย่อยเท่ากับร้อยละ 88.5 ผลที่ได้จากการทดลองนี้แสดงให้เห็นว่า วิธีการสร้างตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลด้วย กฎส่วนใหญ่ เป็นอีกแนวทางหนึ่งของการนำผลลัพธ์ที่ได้จากการสร้างต้นไม้ตัดสินใจไปประยุกต์ใช้งาน นอกจากสามารถกำหนดเกณฑ์ต่าง ๆ ในการสร้างกฎการแนะนำตามที่ต้องการได้แล้ว ยังสามารถลดเวลาที่ใช้ในการประมวลผล เนื่องจากมีการลดจำนวนของการนำกฎการจำแนกไปใช้งาน

ดังนั้น มอคูการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล ของงานวิจัยนี้ เลือกใช้ตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลด้วย กฎส่วนใหญ่ ซึ่งจากการประเมินผลและวัดประสิทธิภาพของตัวแบบการแนะนำที่ได้ โดยกำหนดเกณฑ์การคัดเลือกกฎการจำแนกด้วยการกำหนด ค่า $t = \{“3Ts”, “4Ts”\}$ และกำหนดค่า $r = 6$ ผลปรากฏว่า ได้ตัวแบบการแนะนำที่มี ค่าเฉลี่ยรวมของความแม่นยำ ค่าความระลึก และค่าเอฟเมเชอร์ เท่ากับร้อยละ 57.12, 93.93 และ 70.97ตามลำดับ โดยพบว่าทุกตัวแบบย่อยมีลักษณะการกระจายของค่าต่างๆ ก่อนข้างคงที่และอยู่ในระดับที่ใกล้เคียงกันแสดงให้เห็นว่า ตัวแบบการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลตามเกณฑ์การคัดเลือกกฎการจำแนกดังกล่าว มีความเสถียรและเหมาะสมกับข้อมูลของงานวิจัยนี้

5.1.4 ผลการพัฒนา มอคูการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคล

การพัฒนา มอคูการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคล สามารถสรุปผลการวิจัยตามขั้นตอนการออกแบบและพัฒนาออกเป็น 2 ส่วนคือ ส่วนของการทำดัชนีและการจับคู่ระหว่างคำค้นกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำและส่วนของการจัดอันดับผลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ดังผลการวิจัยต่อไปนี้

5.1.4.1 ส่วนของ การทำดัชนีและการจับคู่ระหว่างคำค้นกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำ มีขั้นตอนการทำงานเริ่มจากผู้ใช้ลงทะเบียนและใส่คำค้น (Keywords) ที่ต้องการเข้าสู่ระบบ ส่วนของข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลจะถูกนำไปค้นหาเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำ ทำให้ได้ผลลัพธ์เป็นรายการของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ตามคุณลักษณะรายบุคคลส่วนของข้อมูลคำค้น จะถูกนำไปทำดัชนี (Indexing) เพื่อค้นหากลุ่มของคำศัพท์ทั้งหมดที่มีความสัมพันธ์เชิงความหมายกับคำค้นตามโครงสร้างการจัดหมวดหมู่คำศัพท์ด้วยสคอส (SKOS) ในฐานความรู้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ จากนั้นจะทำการจับคู่ (Matching) ระหว่างรายการของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ตามคุณลักษณะรายบุคคลและรายการกลุ่มของคำศัพท์ทั้งหมดที่เกี่ยวข้องกับ คำค้น ซึ่งจะทำได้ผลลัพธ์สุดท้าย เป็นรายการของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เชิงความหมาย ตามคุณลักษณะรายบุคคล ที่มีการแสดงข้อมูลจำนวนและความถี่ของคำศัพท์ควมต่าง ๆ มีความสัมพันธ์เชิงความหมายกับคำค้นในแต่ละ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ จากการทดสอบผล การสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ โดยใช้ คำค้นที่ กลุ่มตัวอย่างมีความสนใจที่จะสืบค้นมากที่สุด จำนวน 3 คำได้แก่ คำว่า สุตรเคมี (B) อะตอม (D) และ อีออน (J) ปรากฏว่า ผลลัพธ์ที่ได้มีจำนวนรายการของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่จะแนะนำให้กับผู้ใช้ตามคุณลักษณะรายบุคคลลดลงเมื่อเปรียบเทียบกับการใช้กฎการแนะนำเพียงอย่างเดียว โดยพบว่า

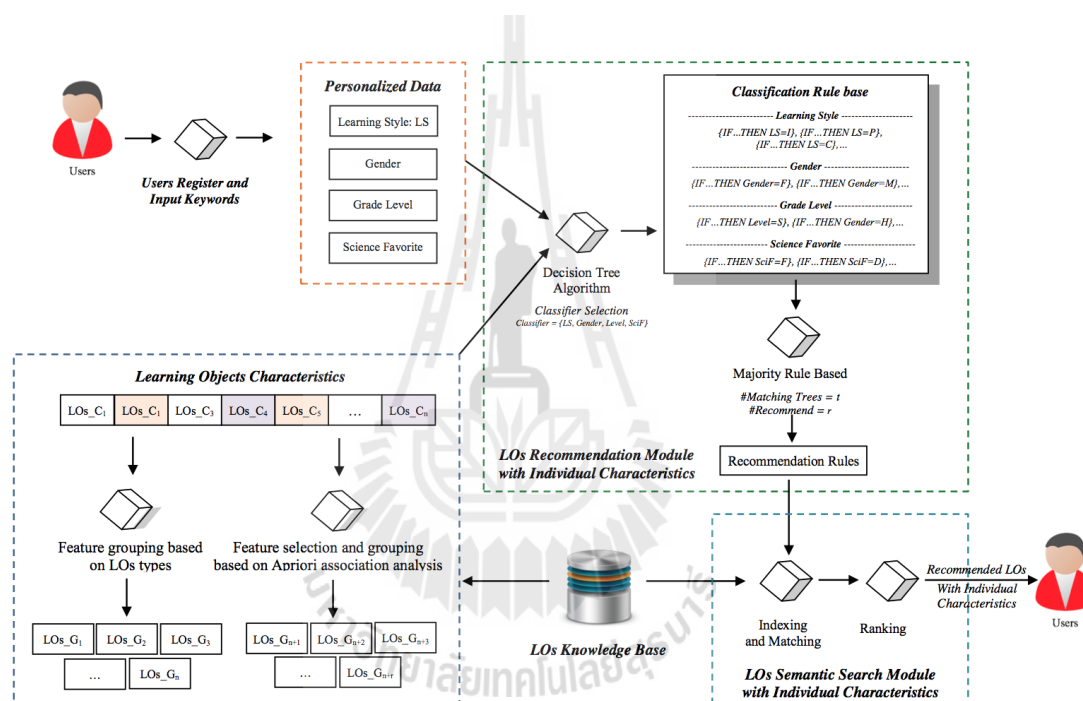
ค่าเฉลี่ยที่ลดลงของจำนวนรายการของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เมื่อใช้คำค้นคำว่าสูตรเคมี อะตอม และอิออนมีค่าเท่ากับร้อยละ 55.6, 59.3 และ 48.1 ตามลำดับ แสดงให้เห็นว่า ขั้นตอนการทำดัชนีและการจับคู่ระหว่างคำค้นกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำ ของงานวิจัยนี้ นอกจากจะเป็นส่วนหนึ่งของขั้นตอนการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมาย แล้ว ยังสามารถนำไปประยุกต์ใช้เพื่อคัดกรองข้อมูลของการพัฒนาระบบแนะนำเพื่อให้ได้ข้อมูลที่ตรงกับความต้องการของผู้ใช้ต่อไป

5.1.4.2 การ จัดอันดับผลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ของงานวิจัยนี้ ได้มาจากการประยุกต์ใช้เทคนิค การจัดลำดับ ด้วยวิธีหาผลรวม (Rank Sum)ซึ่งนำไปใช้ในขั้นตอนการ ทำดัชนีแบบกำหนดค่าน้ำหนักด้วยการสร้างหลักเกณฑ์เพื่อกำหนดค่าน้ำหนักให้กับทุกตำแหน่งของ คำศัพท์ตามโครงสร้างสคอส ด้วยการกำหนดเงื่อนไขว่า ถ้าคำศัพท์มีความเกี่ยวข้องกับคำค้นมาก จะกำหนดให้มีความน้ำหนักความสำคัญมาก ถ้าความเกี่ยวข้องกับคำค้นน้อยจะให้ความน้ำหนัก ความสำคัญน้อย จึงส่งผลให้คำศัพท์ทุกคำในคลังคำจะมีค่าน้ำหนักที่แตกต่างกันเมื่อใช้คำค้นที่ แตกต่างกัน เนื่องจากแต่ละคำศัพท์มีความสัมพันธ์กับคำค้นที่แตกต่างกันด้วย ดังนั้น การ จัดอันดับ ผลการสืบค้น ของงานวิจัยนี้ จึงใช้วิธีนำผลลัพธ์ที่ได้จากขั้นตอน การทำดัชนีและการจับคู่ระหว่าง คำค้นกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำ ซึ่งจะมีการ แสดงข้อมูลจำนวนและความถี่ของ คำศัพท์ควบคุมต่างๆ ของแต่ละเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ มาคูณกับค่าน้ำหนักของแต่ละคำศัพท์ เพื่อหาค่า น้ำหนักรวมและการปรับค่าให้เป็นมาตรฐานเดียวกัน โดยการหารด้วยค่าน้ำหนักรวม สูงสุด ก่อนที่ จะจัดเรียงลำดับและแสดงผลการสืบค้นข้อมูลต่อไป

5.1.4.3 ผล การประเมินผลและวัดประสิทธิภาพ มอดูล การสืบค้นเลิร์นนิ่ง อ็อบเจกต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคลที่ได้ ของงานวิจัยนี้ เป็นการทดสอบการสืบค้น ข้อมูลกับ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ จำลองที่อยู่ในฐานความรู้ ที่มีการกำหนดให้ผู้ใช้มีข้อมูลคุณลักษณะ รายบุคคลที่แตกต่างกันทั้งหมด 24รูปแบบ ด้วย คำค้นคำว่าสูตรเคมี (B) อะตอม (D) และอิออน (T)ผลปรากฏว่า ได้ค่าเฉลี่ยรวมของค่าความแม่นยำ ค่าความระลึก และค่าเอฟเมเชอร์ เท่ากับร้อยละ 100, 79.6และ 86.9 ตามลำดับซึ่งเป็นผลการประเมินที่อยู่ในเกณฑ์ที่เหมาะสมและสามารถยอมรับ ได้โดยมีผลลัพธ์สุดท้ายที่ได้จากการสืบค้นข้อมูลเป็นรายการของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่ต้องการ แนะนำให้กับผู้ใช้ตามคุณลักษณะรายบุคคลที่แตกต่างกัน รวมทั้งมีการจัดอันดับการนำเสนอตาม น้ำหนักรวมของคำค้นเพื่อให้ได้ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่ตรงกับความต้องการของผู้ใช้ โดยพบว่า จำนวนรายการของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ที่เป็นผลลัพธ์สุดท้ายจากการสืบค้นมีค่าเฉลี่ยรวมลดลงเท่ากับ ร้อยละ 52.2 เมื่อเทียบกับใช้กฎการแนะนำเพียงอย่างเดียว จึงอาจกล่าวได้ว่า ผลพัฒนามอดูลในครั้งนี้ สามารถช่วยแก้ปัญหาของการวิจัยนี้ ในส่วนของ ปริมาณของผลลัพธ์ที่ได้อาจไม่สอดคล้องกับ ตามความต้องการของผู้ใช้หรือมีปริมาณมากเกินไปได้

5.1.5 ผลการพัฒนาแบบจำลอง การสืบค้นเรียนรู้เชิงความหมายร่วมกับ คุณลักษณะรายบุคคล

งานวิจัยนี้ได้นำเสนอสถาปัตยกรรม “แบบจำลอง การจัดการเรียนรู้เชิงความหมายร่วมกับ (Learning Objects Management Model : LOMM)” เพื่อรองรับการ ออกแบบและพัฒนาแบบจำลอง ในขั้นตอนต่าง ๆ ซึ่งจากผลการศึกษาทดลองทั้งหมดที่กล่าวมาในข้างต้น ทำให้สามารถสรุปและแบ่งองค์ประกอบของแบบจำลอง การสืบค้นเรียนรู้เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคลออกเป็น 6 ส่วน ดังรูปที่ 5.1 โดยมีรายละเอียดของการทำงานแต่ละส่วน ดังต่อไปนี้



รูปที่ 5.1 องค์ประกอบของแบบจำลองการสืบค้นเรียนรู้เชิงความหมายร่วมกับ
คุณลักษณะรายบุคคล

(1) ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล (Personalized Data) เป็นส่วนของการจัดเตรียมข้อมูลที่เกี่ยวข้องกับลักษณะรายบุคคลเพื่อนำไปใช้สร้างกฎการแนะนำ (Recommendation Rules) โดยข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลของงานวิจัยนี้ประกอบด้วย ข้อมูล รูปแบบการเรียนรู้ (Learning Styles) ข้อมูลเพศ (Gender) ข้อมูลระดับการศึกษา (Grade Level) และข้อมูลลักษณะความชอบวิชาวิทยาศาสตร์ (Science Favorite)

(2) ข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์(Learning Object Characteristics) เป็นส่วนของการกำหนดรายการข้อมูลคุณลักษณะเฉพาะของ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ สำหรับนำไปใช้ในการสร้างกฎการแนะนำ ทั้งนี้จะต้องมีการเตรียมข้อมูลด้วยเทคนิควิธีต่าง ๆ เพื่อให้สามารถสร้างตัวแบบการแนะนำที่มีประสิทธิภาพ ซึ่งงานวิจัยนี้ เลือกลงใช้เทคนิควิธีการคัดเลือกลักษณะสำคัญ (Feature Selection) การจัดกลุ่มคุณลักษณะ (Feature Grouping) การค้นหาความสัมพันธ์ระหว่างคุณลักษณะด้วย อัลกอริทึมเอพริออริ (Apriori Algorithm) ในการเตรียมข้อมูลในส่วนของคุณลักษณะเฉพาะของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์

(3) ส่วนของฐานความรู้เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (LOs Knowledge Base) เป็นส่วนของการสร้างเมทาดาตาเพื่ออธิบายข้อมูล เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ และคลังคำศัพท์ (Thesaurus) สำหรับนำไปใช้ในขั้นตอนการสืบค้นเชิงความหมาย ซึ่งคลังคำศัพท์ของงานวิจัยนี้มี โครงสร้างการจัดหมวดหมู่คำศัพท์ด้วยสคอส (SKOS)

(4) ส่วนของมอดูลการแนะนำเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล (LOs Recommendation Module with Individual Characteristics) เป็นส่วนของการค้นหาและสร้าง ความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคล และข้อมูลคุณลักษณะ เฉพาะ ของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ ที่ผู้ใช้มีความชอบด้วยเทคนิควิธีต่าง ๆ เพื่อสร้างตัวแบบการจำแนกข้อมูล (Classification Model) โดยงานวิจัยนี้ เลือกลงใช้วิธีการตัวแบบจำแนกข้อมูลด้วย เทคนิควิธี ต้นไม้ตัดสินใจ (Decision Tree) และเทคนิควิธี ของกฎส่วนใหญ่ (Majority Rule)ซึ่งผลลัพธ์ที่ได้จากส่วนนี้คือ กฎการแนะนำ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล สำหรับนำไปใช้ในส่วนที่เกี่ยวข้องต่อไป

(5) ส่วนของ มอดูลการสืบค้นเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคล(LOs Semantic Search Module with Individual Characteristics) เป็นส่วนที่ทำหน้าที่ประมวลผลจากข้อมูลทั้งหมดที่เกี่ยวข้องด้วยการนำข้อมูลจากผู้ใช้ 2 ส่วนคือ ข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลและข้อมูลคำค้น (Keywords) ไปค้นหากฎการแนะนำที่สอดคล้องกับข้อมูลคุณลักษณะบุคคลของผู้ใช้ และค้นหากลุ่มคำศัพท์ที่เกี่ยวข้องเชิงความหมายกับคำค้น จากนั้นนำไปจัด ทำดัชนีและจับคู่ระหว่างคำค้นกับเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์โดยใช้กฎการแนะนำ ซึ่งจะทำได้ผลลัพธ์เป็น รายการของเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคล จากนั้นนำผลลัพธ์ที่ได้ไปทำการจัดอันดับเพื่อแสดงผลการสืบค้น ซึ่งงานวิจัยนี้ใช้เทคนิควิธีหาผลรวม (Rank Sum) เพื่อทำดัชนีแบบกำหนดค่าน้ำหนัก ซึ่งจะทำได้สามารถคำนวณหาค่าน้ำหนักรวมของแต่ละ เลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์เพื่อจัดอันดับความสำคัญ (Ranking) ก่อนที่จะแสดงผลลัพธ์ที่ได้ให้กับผู้ใช้

(6) ส่วนปฏิสัมพันธ์กับผู้ใช้ (User Interface) เป็นส่วนที่ทำหน้าที่ติดต่อกับผู้ใช้ เพื่อให้ผู้ใช้กรอกข้อมูลคุณลักษณะรายบุคคลและข้อมูลค่าอื่น รวมไปถึงแสดงผลลัพธ์ที่ได้จากการสืบค้นข้อมูลเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์จากระบบ

5.2 ข้อจำกัดของการวิจัย

ข้อจำกัดของการพัฒนาแบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคลมีดังต่อไปนี้

5.2.1 ส่วนของข้อมูลที่น่ามาใช้ในการออกแบบและพัฒนา มอคูตการแนะนำเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคลนั้น เป็นข้อมูลที่ต้องเก็บรวบรวมข้อมูลจากผู้เรียนเป็นจำนวนมากเพื่อนำมาใช้ในการวิเคราะห์และค้นหาความสัมพันธ์ของข้อมูลสร้างเป็นแบบจำลองแนะนำ ซึ่งพบข้อจำกัดจากข้อมูลที่ได้ ดังต่อไปนี้

(1) ข้อมูลส่วนใหญ่ได้มาจากผู้เรียนที่กำลังศึกษาและมีภูมิลำเนาอาศัยอยู่เขตอำเภอเมืองนครราชสีมาจึงมีความเป็นไปได้ที่พฤติกรรมหรือรูปแบบการเรียนรู้ รวมถึงลักษณะความชอบ หรือทัศนคติของผู้เรียนที่มีต่อการเรียนรู้ ต่างๆ ของผู้เรียนในกลุ่มนี้อาจจะมีความแตกต่างกับผู้เรียนที่กำลังศึกษาอยู่ในเขตอำเภออื่นๆ จึงเป็นข้อจำกัดของการนำ แบบจำลอง ที่พัฒนาขึ้นไปประยุกต์ใช้งาน

(2) การสร้างตัวแบบการแนะนำจากข้อมูลที่สำรวจได้มานั้น จำเป็นต้องแบ่งข้อมูลออกเป็น 2 ส่วน เพื่อใช้สำหรับสร้างและทดสอบประสิทธิภาพของตัวแบบการแนะนำ เมื่อจัดจำแนกผู้เรียนออกเป็นกลุ่มย่อยๆ ตามข้อมูลรูปแบบการเรียนรู้ เพศ ระดับการศึกษาและลักษณะความชอบในการเรียนวิชาวิทยาศาสตร์ ทำให้แบ่งผู้เรียนออกเป็นกลุ่มย่อยๆ จำนวน 24 รูปแบบ โดยพบว่า จำนวนของผู้เรียน ในแต่ละกลุ่มย่อยๆ มีความแตกต่างกัน ซึ่งส่งผลต่อการวัดและประเมินผลแบบจำลองที่ได้ในครั้งนี้

5.2.2 ส่วนของข้อมูลเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ที่ใช้ทดสอบแบบจำลอง ในครั้งนี้ พบว่า จำนวนของเลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ ที่มีอยู่ในฐานความรู้เลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ ตามแหล่งต่าง ๆ ในประเทศไทยนั้น โดยส่วนใหญ่มีองค์ประกอบและคุณลักษณะต่างๆ ไม่ครบถ้วนและสมบูรณ์สำหรับการนำมาใช้เพื่อทดสอบแบบจำลองในครั้งนี้ ดังนั้น งานวิจัยนี้จึงเลือกใช้ สื่อการสอนอิเล็กทรอนิกส์ที่อยู่ภายใต้โครงการพัฒนาสื่ออิเล็กทรอนิกส์ตามแผนปฏิบัติการไทยเข้มแข็ง 2555 (sp2) ของ สำนักงานคณะกรรมการการศึกษาขั้นพื้นฐาน ซึ่งจัดได้ว่าเป็น เลิร์นนิ่งอีอบเจกต์ ที่มีองค์ประกอบและคุณลักษณะต่างๆ ครบถ้วนและสมบูรณ์สำหรับนำมาใช้เพื่อทดสอบแบบจำลองแต่จากการวิเคราะห์และรวบรวมจาก สื่ออิเล็กทรอนิกส์จากแหล่งดังกล่าว พบว่า มีจำนวนประมาณ 129 เลิร์น

นิงอ็อบเจกต์เท่านั้น ที่มีรายละเอียดข้อมูลคุณลักษณะต่างๆ รวมทั้งมีค่าค้ำที่สอดคล้องกับงานวิจัยนี้ ดังนั้น การศึกษาวิจัยนี้ จึงทำการจำลองข้อมูล (Simulations) เพิ่มเติมจากเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ดังกล่าว เพื่อให้ได้เลิร์นนิงอ็อบเจกต์เพียงพอสำหรับทดสอบแบบจำลองได้ครอบคลุมทุกแบบจำลองย่อยของคุณลักษณะรายบุคคลทำให้ฐานความรู้ของงานวิจัยนี้จำนวนเลิร์นนิงอ็อบเจกต์จำลองทั้งสิ้น 645 เลิร์นนิงอ็อบเจกต์สำหรับการวัดและประเมินผลแบบจำลองที่ได้

5.2.3 การศึกษาวิจัยนี้ มุ่งเน้นที่การสร้างและพัฒนา โมดูลการแนะนำเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล โดยมีกระบวนการศึกษาทดลองหลายรูปแบบ เพื่อให้ได้ตัวแบบการแนะนำที่มีความเหมาะสมและสามารถนำไปประยุกต์ไปใช้งานได้ง่าย ดังนั้น ในส่วนของการพัฒนา โมดูลการสืบค้นเลิร์นนิงอ็อบเจกต์เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคล จึงกำหนดขอบเขตของการทดสอบผลการพัฒนา ให้สามารถรองรับการค้นเชิงความหมายที่ ใช้คำค้นเพียงคำเดียวและอยู่ภายใต้เงื่อนไขที่ผู้ใช้ต้องที่ใส่ข้อมูลคำค้นถูกต้องเท่านั้น

5.3 การประยุกต์ผลการวิจัย

แบบจำลองการสืบค้นเลิร์นนิงอ็อบเจกต์เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคล ที่นำเสนอในงานวิจัยนี้ใช้เทคนิคซึ่งอาศัยแบบจำลอง (Model-based Techniques) เป็นแบบจำลองที่มีการผสมผสานระหว่างเทคนิควิธีต้นไม้ตัดสินใจ (Decision Tree Algorithm) เทคนิควิธีเลือกคุณลักษณะสำคัญและจัด กลุ่มข้อมูล (Feature Selection and Feature Grouping) และเทคนิคการค้นหาความสัมพันธ์ที่เกิดขึ้นระหว่างคุณลักษณะของเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ด้วยอัลกอริทึมเอพริออริ (Apriori Algorithm) ซึ่งเป็นรูปแบบของการ พัฒนาระบบแนะนำที่ง่ายสำหรับการนำไป ประยุกต์ใช้งานจริง ถึงแม้ว่าจะมีขั้นตอนและรายละเอียดของกระบวนการออกแบบและพัฒนาหลายส่วน โดยมีผลการศึกษาทดลองที่มีความเกี่ยวข้องและเชื่อมโยงกันซึ่งในการนำไปประยุกต์ใช้งานสามารถที่จะคัดเลือกรายการขั้นตอนการศึกษาทดลองบางส่วนได้ด้วยเช่นกัน

ตัวอย่างของการนำผลที่ได้จากการศึกษาวิจัยไปประยุกต์ใช้งาน อาทิเช่น ผู้สอนหรือผู้ที่เกี่ยวข้องกับการจัดการศึกษา นำผลลัพธ์ที่ได้จากการสร้างตัวแบบการจำแนกข้อมูลจากผลการพัฒนาโมดูลการแนะนำเลิร์นนิงอ็อบเจกต์ตามคุณลักษณะรายบุคคล ไปใช้ประโยชน์ในรูปแบบของการทำนายหรือคาดการณ์ (Prediction) ได้ ซึ่งจะทำได้สำเร็จเตรียมเนื้อหาหรือคัดเลือกสื่อการเรียนการสอนให้มีความเหมาะสมและสอดคล้องกับลักษณะการเรียนรู้ของผู้เรียนในแต่ละกลุ่ม นอกจากนี้ เทคนิควิธีต่างๆ ที่นำเสนอในขั้นตอนการศึกษาทดลองสามารถนำไปประยุกต์ใช้งานได้เช่นเดียวกัน เช่น การพิจารณาเลือกใช้ เทคนิควิธีเลือกคุณลักษณะ สำคัญและจัดกลุ่มข้อมูล (Feature Selection and Feature Grouping)ในกรณีที่พบว่า มีคุณลักษณะ (Features) ของข้อมูลที่ต้องการ

ศึกษาเป็นจำนวนมาก การพิจารณาปัจจัยที่เกี่ยวข้อง ได้แก่ คุณลักษณะของข้อมูล ความเป็นมาของข้อมูล หรือความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูล จึงเป็นอีกแนวทางหนึ่งที่จะสามารถนำมาใช้เพื่อลดขนาดหรือมิติของข้อมูลในการสร้างแบบจำลอง และเพิ่มประสิทธิภาพของแบบจำลองได้เช่นเดียวกัน

5.4 ข้อเสนอแนะในการวิจัยครั้งต่อไป

จากการศึกษาและพัฒนา แบบจำลองการสืบค้นเรียนรู้เชิงความหมายร่วมกับคุณลักษณะรายบุคคลมีข้อค้นพบและข้อเสนอแนะดังต่อไปนี้

5.4.1 สถาปัตยกรรมLOMM (Learning Objects Management Model) หรือ“แบบจำลองการจัดการเรียนรู้เชิงความหมาย” เป็นการนำเสนอเพื่อรองรับการออกแบบและพัฒนา แบบจำลองของงานวิจัยนี้ โดยมีการประเมินผลและวัดประสิทธิภาพของแบบจำลองที่พัฒนาขึ้นได้ในเชิงทฤษฎีเท่านั้น ดังนั้น จึงควรมีการนำ สถาปัตยกรรม LOMM ไปพัฒนาเป็นโปรแกรมประยุกต์บนเว็บ (Web Application) ในรูปแบบของเว็บการค้นหาเชิงความหมาย เพื่อทดสอบและประเมินผลการใช้งานจริงต่อไป

5.4.2 จากข้อจำกัดและขอบเขตของการวิจัยครั้งนี้ ในส่วนของการพัฒนา มอดูลการสืบค้นเรียนรู้เชิงความหมายตามคุณลักษณะรายบุคคล นั้น สามารถรองรับการสืบค้นเชิงความหมายด้วยคำค้น โดยใช้คำค้นเพียงคำเดียว โดยที่ผู้ใช้ต้องใส่ข้อมูลคำค้นที่ถูกต้อง ด้วย ดังนั้น จึงควรมีการศึกษาวิจัยโดยนำเทคนิควิธีการวัดความคล้ายคลึงเชิงความหมาย (Semantic Similarity) หรือเทคนิคอื่นๆ ที่เกี่ยวข้อง เพื่อให้ได้แบบจำลองที่สามารถรองรับการสืบค้นเชิงความหมายได้มากกว่า 1 คำค้น รวมทั้งรองรับการใส่ข้อมูลคำค้นที่ไม่ถูกต้องของผู้ใช้ได้ด้วย

5.4.3 ผลที่ได้จากการค้นหาความสัมพันธ์ระหว่างรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียนกับข้อมูลคุณลักษณะของเรียนรู้เชิงความหมายที่ผู้เรียนมีความชอบ ควรมีการศึกษาวิจัยต่อเนื่องเกี่ยวกับผลที่ได้จากการนำตัวแบบความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลทั้งสองส่วนข้างต้นไปใช้งาน ในประเด็นของผลสัมฤทธิ์ทางการเรียนของผู้เรียนว่า ถ้ามีการเลือกสื่อที่มีคุณลักษณะของผู้เรียนแล้วจะสามารถช่วยเพิ่มผลสัมฤทธิ์ทางการเรียนของผู้เรียนได้หรือไม่

รายการอ้างอิง

- กระทรวงเทคโนโลยีสารสนเทศและการสื่อสาร . (2553). ศูนย์กลางความรู้แห่งชาติ (**Thailand Knowledge Center: TKC**)[ออนไลน์]. ได้จาก: <http://2010.tkc.go.th/?home>
- กระทรวงศึกษาธิการ . (2545). พระราชบัญญัติการศึกษาแห่งชาติ พ.ศ. 2542 และที่แก้ไขเพิ่มเติม (ฉบับที่ 2) พ.ศ. 2545. กรุงเทพฯ: องค์การรับส่งสินค้าและพัสดุภัณฑ์.
- กระทรวงศึกษาธิการ . (2553). พระราชบัญญัติการศึกษาแห่งชาติ (ฉบับที่ 3) พ.ศ. 2553. กรุงเทพฯ: องค์การรับส่งสินค้าและพัสดุภัณฑ์.
- กระทรวงศึกษาธิการ.สำนักงานปลัดกระทรวงศึกษาธิการ . สำนักงานส่งเสริมการศึกษานอกระบบและการศึกษาตามอัธยาศัย . (2551). แผนยุทธศาสตร์ส่งเสริมการศึกษานอกระบบและการศึกษาตามอัธยาศัยตามแผนปฏิบัติราชการ 4 ปี (พ.ศ. 2551- 2554).พิมพ์ครั้งที่ 1. กรุงเทพฯ: รังสีการพิมพ์.
- กระทรวงศึกษาธิการ . สำนักงานคณะกรรมการการศึกษาขั้นพื้นฐาน. สำนักเทคโนโลยีเพื่อการเรียนการสอน. (2555). ศูนย์ร่วมสื่อกระทรวงศึกษาธิการ [ออนไลน์].ได้จาก: <http://media-center.obec.go.th/moe/>
- กระทรวงศึกษาธิการ. สำนักงานคณะกรรมการการอุดมศึกษา . โครงการมหาวิทยาลัยไซเบอร์ไทย. (2555).ระบบสืบค้นทรัพยากรการเรียนรู้นานาชาติ [ออนไลน์].ได้จาก :<http://globe.thaicyberu.go.th/>
- กระทรวงศึกษาธิการ . สำนักงานคณะกรรมการส่งเสริมการศึกษาเอกชน (สช) . (2555).ระบบสารสนเทศสถานศึกษาและการบริหารจัดการเงินอุดหนุน (PSIS) [ออนไลน์].ได้จาก: <http://psis.opec.go.th/>
- กระทรวงศึกษาธิการ . สำนักงานปลัดกระทรวงศึกษาธิการ . ศูนย์เทคโนโลยีสารสนเทศและการสื่อสาร. (2555). สคูลเน็ต (School Net) [ออนไลน์].ได้จาก: <http://www.school.net.th/>
- กิดานันท์มลิทอง. (2548). เทคโนโลยีการศึกษาและนวัตกรรม .พิมพ์ครั้งที่ 2. กรุงเทพฯ: ห้างหุ้นส่วนจำกัด อรุณการพิมพ์.
- กิตติ ภัคดีวัฒนะกุล. (2550). คัมภีร์ ระบบสนับสนุนการตัดสินใจและระบบผู้เชี่ยวชาญ. กรุงเทพฯ: เคทีพี คอมพ์ แอนด์ คอนซัลท์.

- กุสุมา รัศมิณี. (2535). **คลังคำสำหรับใคร**. สยามรัฐสัปดาห์วิจารณ์. 39(1).
- ไกรศักดิ์ เกสร. (2554). การค้นหาข้อมูลเชิงความหมาย : แนวคิดใหม่ของโปรแกรมค้นหา (Search Engine) และแนวทางการพัฒนาในอนาคต. วารสารวไลยลงกรณ์ปริทัศน์.1(2): 1-16.
- คมกิต ชัชวราภรณ์ ,(2556). การออกแบบเครื่องประมวลผลแบบเคลื่อนที่สำหรับการแนะนำข้อมูล สถานที่ท่องเที่ยวส่วนบุคคลโดยใช้บริการเครือข่ายทางสังคม .คุษฎีนิพนธ์สาขาวิชา เทคโนโลยีสารสนเทศมหาวิทยาลัยเทคโนโลยีสุรนารี.
- โครงการการศึกษาไร้พรมแดน. (2550).การออกแบบและพัฒนา e-Learning :โครงการพัฒนา SUTe-Training. นครราชสีมา: มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีสุรนารี. โรงพิมพ์โจเซฟ
- โครงการมหาวิทยาลัยไซเบอร์ไทย. (2556). ระบบสืบค้นทรัพยากรการเรียนรู้นานาชาติ[ออนไลน์].
ได้จาก: <http://globe.thaicyberu.go.th/>
- ใจทิพย์ ณ สงขลา. (2550). เอกสารคำสอน Reusable Learning Object. กรุงเทพฯ: จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย
- ดวงกมล ไตรวิจิตรคุณ. (2546). การประเมินวิธีของผู้เรียน. หนังสือชุดปฏิรูปการศึกษา การประเมินผลการเรียนรู้แนวใหม่. กรุงเทพฯ: จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย
- ถนอมพร เลหาจรัสแสง. (2545). **Designing e-Learning: หลักการออกแบบและการสร้างเว็บเพื่อการเรียนการสอน**. กรุงเทพฯ:ห้างหุ้นส่วนจำกัด อรุณการพิมพ์.
- ถนอมพร เลหาจรัสแสง . (2550). นิยามเรียนรู้สิ่งออบเจกต์ (Learning Objects) เพื่อการออกแบบพัฒนาสื่ออิเล็กทรอนิกส์ .วารสารเทคโนโลยีและสื่อสารการศึกษา มหาวิทยาลัยสุโขทัยธรรมาธิราช.4(4): 50-59.
- ธีระศักดิ์สังข์ศรี. (2551). การใช้ฐานความรู้วีรด์เน็ตในการปรับปรุงการจัดกลุ่มเอกสารบนเว็บเชิงความหมาย.รายงานการศึกษาอิสระปริญญาวิทยาศาสตรมหาบัณฑิต. สาขาวิชาเทคโนโลยีสารสนเทศ. มหาวิทยาลัยขอนแก่น.
- นฤมล ปราชญ์โยธิน ทวีศักดิ์ กอนันตกุล และ เปรมิน จินดาวิมลเลิศ. (2536). **ธีซอร์สกับระบบสารสนเทศ**.กรุงเทพฯ: ศูนย์เทคโนโลยีอิเล็กทรอนิกส์และคอมพิวเตอร์แห่งชาติ.
- นฤมล ปราชญ์โยธิน. (2556). **คลังคำในบริบทการจัดเก็บและค้นคืนสารสนเทศ**.มหาสารคาม: หจก. อภิชาติการพิมพ์.
- นลินี โสพักสถิต (2555).รายงานวิจัยเรื่อง การใช้ระบบแนะนำสนับสนุนการตัดสินใจ .กรุงเทพฯ : มหาวิทยาลัยราชภัฏสวนสุนันทา

- นิตยา เกิดประสพ. (2547). เอกสารประกอบการสอน เรื่อง การค้นหาความรู้และการขุดค้นข้อมูล (423304 Knowledge Discovery and Data Mining). นครราชสีมา: มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีสุรนารี. (ไม่ได้ตีพิมพ์).
- นิตยาชล จันทศรี. (2554). บทความหนังสือ Metadata and Its Applications in the Digital Library: Approaches and Practices (By Jia Liu). วารสารเทคโนโลยีสุรนารี. 5(1): 77-81.
- บุญชม ศรีสะอาด. (2538). วิธีการทางสถิติสำหรับการวิจัย เล่ม 2 (พิมพ์ครั้งที่ 2). กรุงเทพฯ: สุวีริยาสาส์น.
- บุญชม ศรีสะอาด. (2543). การวิจัยทางการวัดผลและประเมินผล. กรุงเทพฯ: สุวีริยาสาส์น.
- บุญเลิศ อรุณพิบูลย์ สุภาพร ชัยชมะปกรณ์ และ จุฑิมา ธรรมบำรุง .(2550). เริ่มต้นกับเมทาดาทา. กรุงเทพฯ: ศูนย์บริการความรู้วิทยาศาสตร์และเทคโนโลยี สำนักงานพัฒนาวิทยาศาสตร์และเทคโนโลยีแห่งชาติ
- ปิ่นทาวีร์ เนินทราย. (2549). ระบบลงทะเบียนและสืบค้นทรัพยากรการเรียนรู้ : **Learning Resource Registry and Discovery System**. รายงานการศึกษาระดับปริญญาวิทยาศาสตรมหาบัณฑิต. สาขาวิชาเทคโนโลยีสารสนเทศ. มหาวิทยาลัยขอนแก่น.
- ปรีชา วิจิตรธรรมรส. (2548). เอกสารประกอบการอบรม "ความรู้พื้นฐานการทำเหมืองข้อมูล " **Data Mining : Association Rules**. กรุงเทพฯ: สถาบันบัณฑิตพัฒนบริหารศาสตร์
- พงศ์วัช ชีพพิมลชัย (2554). โครงการพัฒนาต้นแบบระบบเชื่อมต่อเครือข่ายทรัพยากรการเรียนรู้ นานาชาติ. โครงการมหาวิทยาลัยไซเบอร์ไทย. สำนักงานคณะกรรมการการอุดมศึกษา.
- พนิดา ตันศิริ (2553). เว็บเชิงความหมายของเว็บ 3.0 (Semantic Web for Web 3.0). วารสารนักบริหาร (Executive Journal).ปีที่ 30 ฉบับที่ 4. หน้า 48-55
- มหาวิทยาลัยราชภัฏนครราชสีมา. (2554) . บทเรียนออนไลน์คณะวิทยาการจัดการ [ออนไลน์]. ได้จาก: <http://fmsonline.nrru.ac.th/elearning/>
- มาลินี จุโฑปะมา. (2554). จิตวิทยาการศึกษา (Educational Psychology).บุรีรัมย์: เรวัตการพิมพ์.
- วิฑูรย์ ตันศิริกงกล. (2542). AHP กระบวนการตัดสินใจที่ได้รับความนิยมมากที่สุดในโลก. กรุงเทพมหานคร: ซีเอ็ดดูเคชั่น.
- วิศปต์ชัย ช่วยช่วย. (2556). การพัฒนาเค้าร่างเมทาดาทาสำหรับการจัดการจารึกที่อยู่ในรูปดิจิทัล .คุณภูนิพนธ์สาขาวิชาสารสนเทศศึกษา บัณฑิตวิทยาลัย มหาวิทยาลัยขอนแก่น.

- ศยามน อินสะอาด. (2553). การพัฒนารูปแบบเรียนรู้เชิงออบเจกต์เพื่อส่งเสริมการสร้างความรู้และทักษะการคิดอย่างมีวิจารณญาณของนักศึกษาปริญญาบัณฑิต มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีสุรนารี. วิทยานิพนธ์ปริญญาครุศาสตร์ดุษฎีบัณฑิต สาขาวิชาเทคโนโลยีและสื่อสารการศึกษา ภาควิชาหลักสูตร การสอนและเทคโนโลยีการศึกษา คณะครุศาสตร์ จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย
- ศุภกฤษฎี นีวัฒนากุล . (2556). รายงานวิจัยเรื่อง การเข้าถึงความรู้ทางการเกษตรด้วยเทคโนโลยีเว็บเชิงความหมาย. สำนักวิชาเทคโนโลยีสังคม มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีสุรนารี.
- ศุภชัย ตั้งวงศ์สานต์ . (2553). ระบบการจัดเก็บการสืบค้นสารสนเทศด้วยคอมพิวเตอร์. กรุงเทพฯ : โรงพิมพ์พิทักษ์การพิมพ์.
- สมจิตร อาจอินทร์. (2549). การสืบค้นข้อมูลบนเว็บจากแหล่งข้อมูลที่หลากหลาย .ประชุมวิชาการภาควิชาวิทยาการคอมพิวเตอร์ ครั้งที่ 4 คณะวิทยาศาสตร์ มหาวิทยาลัยขอนแก่น , 9 กุมภาพันธ์ 2549, ประเทศไทย.
- สมจิน เปียโคกสูง. (2553). การพัฒนาระบบนำทางความรู้เพื่อการเข้าถึงเนื้อหาในสื่อสิ่งพิมพ์. วิทยานิพนธ์ปริญญาวิทยาศาสตรมหาบัณฑิต สาขาวิชาเทคโนโลยีสารสนเทศ สำนักวิชาเทคโนโลยีสังคม มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีสุรนารี.
- สำนักงานคณะกรรมการกิจการโทรคมนาคมแห่งชาติ. (2552). แนวโน้มเทคโนโลยีสารสนเทศและการสื่อสาร 2009-2014. พิมพ์ครั้งที่ 2. กรุงเทพฯ : สถาบันวิจัยและพัฒนาอุตสาหกรรมโทรคมนาคม (สพท.).
- สำนักงานสถิติแห่งชาติ. (2551). สสำรวจการมี การใช้เทคโนโลยีสารสนเทศและการสื่อสารในสถานศึกษา พ.ศ. 2551. กรุงเทพฯ: สำนักงานสถิติแห่งชาติ กระทรวงเทคโนโลยีสารสนเทศและการสื่อสาร.
- สำนักงานส่งเสริมการศึกษานอกระบบและการศึกษาตามอัธยาศัย (2551). แผนยุทธศาสตร์ส่งเสริมการศึกษานอกระบบและการศึกษาตามอัธยาศัยตามแผนปฏิบัติราชการ 4 ปี (พ.ศ. 2551-2554). พิมพ์ครั้งที่ 1. กรุงเทพฯ : รั้งสีการพิมพ์.
- สุพรรณ อูมาแสงทองกุล. (2541). การศึกษาผลการสืบค้นสารสนเทศที่ใช้เทคนิคดัชนีแบบกำหนดค่าน้ำหนักที่จัดทำโดยมนุษย์. วิทยานิพนธ์ศิลปศาสตรมหาบัณฑิต สาขาวิชาบรรณารักษศาสตร์และสารนิเทศศาสตร์มหาวิทยาลัยธรรมศาสตร์.
- สุภเวช หมั่นน้อย. (2550). การบูรณาการระบบการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ โดยวิธีคำอธิบายเว็บเซอร์วิสอย่างมีความหมาย . รายงานการ ศึกษาอิสระปริญญาวิทยาศาสตรมหาบัณฑิตสาขาวิชาเทคโนโลยีสารสนเทศ มหาวิทยาลัยขอนแก่น.

- สุรางค์โก้วตระกูล. (2545). **จิตวิทยาการศึกษา. พิมพ์ครั้งที่ 3.** กรุงเทพฯ: จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย.
- อนุชัย ชีระเรืองไชยศรี. (2549). **ความสัมพันธ์ระหว่างรูปแบบการเรียนของการเรียนในมหาวิทยาลัยเสมือนที่มีต่อสัมฤทธิ์ผลทางการเรียน** น. วิทยานิพนธ์ปริญญาคุชฎบัณฑิต จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย.
- อัสนีย์ ก่อตระกูล. (2550). **การพัฒนาระบบสกัดข้อสารสนเทศและความรู้จากเอกสารไว้โครงสร้างภาษาไทย.** หน่วยปฏิบัติการวิจัยเชี่ยวชาญเฉพาะการประมวลผลภาษารวมชาติและเทคโนโลยีสารสนเทศอัจฉริยะ. รายงานวิจัย ศูนย์เทคโนโลยีอิเล็กทรอนิกส์และคอมพิวเตอร์แห่งชาติ
- อารี พันธุ์ณี.(2534). **จิตวิทยาการศึกษา.** กรุงเทพฯ:ต้นอ้อ.
- AdmaviciusG., and Tuzhilin A. (2005). Personalization technologies: a process- oriented perspective. **Communications of the ACM.** 48 (10): 83-90.
- AGROVOC.(2012). **AGROVOC 2012 edition released** [On-line]. Available: <http://aims.fao.org/community/agriocan-dspace/blogs/agrovoc-2012-edition-released>
- Agrawal, R., Imieliński, T. and Swami, A. (1993). Mining association rules between set of items in large databases. **Proceedings of ACM SIGMOD International Conference on Management of Data,** 22 (June): 207-216.
- Agrawal, R., and Srikant, R. (1994).Fast algorithm for mining association rules.**Proceedings of the 20th International Conference on Very Large Data Bases Conference (VLDB'94),** (September): 487-499.
- ALOCOM. (2010). **TheALOCoM Core Ontology** [On-line]. Available: <http://jelenajovanovic.net/ontologies/loco/alocom-core/spec/>
- ALOCOM.(2014). **ALOCoM Content Type Ontology** [On-line]. Available: <http://jelenajovanovic.net/ontologies/loco/alocom-content-type/spec/>
- Arch-int, S. (2005).Web Document Clustering using Semantic Link Analysis. **In Proceedings of the International Conference on Intelligent Agents, Web Technologies, and Internet Commerce (IAWTIC2005),** 28-30 November 2005 (pp.13-18) Vienna, Austria.
- Babadogan, C., &Kilic, G. (2012). Learning modalities of sixth grade students and the learning and teaching modalities of the English teachers at primary schools. **Procedia-Social and Behavioral Sciences.** 46: 2467-2471.

- Baca, M., and Getty Research Institute.(2008). **Introduction to metadata.2nd ed.** Los Angeles, CA: Getty Research Institute.
- Baki, A., andÇakıroğlu, Ü. (2010). Learning objects in high school mathematics classrooms: Implementation and evaluation. **Computers & Education.** 55(4): 1459-1469.
- Berry, M. J., and Linoff, G. S. (2004). **Data Mining Techniques For Marketing, Sales, and Customer Relationship Management.** Indianapolis: Wiley Publishing, Inc.
- Bhogal, J., Macfarlane, A., and Smith, P. (2007). A review of ontology based query expansion. **Journal of Information Processing & Management.** 43(4): 866–886.
- Biederman, P. S., Lai, J., Laitamaki, J. M., Messerli, H. R., Nyheim, P. D., and Plog, S. C. (2007).**Travel and Tourism: An Industry Primer.** Pearson Custom Library: Hospitality and Culinary Arts Series. Jersey, USA: Prentice Hall.
- Breese, J. S., Heckerman, D., and Kadie, C. (1998).Empirical analysis of predictive algorithm for collaborative filtering.**In Proceedings of the 14th Conference on Uncertainty in Artificial Intelligence** (pp. 43-52).Madison, WI, USA: Morgan Kaufmann.
- Burke, R. (2002). Hybrid Recommender Systems: Survey and Experiments. **Journal of User Modeling and User-Adapted Interaction** 12(4): 331-370.
- Brusilovsky, P. (2001). Adaptive hypermedia.**User Modeling and User-Adapted Interaction,** 11(1-2): 87–110.
- Caldwell, G. P., &Ginther, D. W. (1996). Differences in learning styles of low socioeconomic status for low and high achievers.**Education.** 117(1): 141.
- Caplan, P. (2003). **Metadata fundamentals for all librarians.** Chicago: American Library Association.
- Cassidy, S. (2004).Learning Styles: An Overview of theories, models, and measures.**Educational Psychology.** 24(4): 419-444.
- Chang-qin, H., Ru-lin, D., Zhi-ting, Z., Yong-jian, Y., and Hui, B. (2009). A Semantic Enabled Intelligent Search System for Educational Information Resources. **In IT in Medicine & Education, 2009.ITIME '09. IEEE International Symposium on Date of Conference:** 14-16 Aug. 2009 Page(s): 539- 544.
- Chang, Y.-C., Kao, W.-Y., Chu, C.-P., and Chiu, C.-H.(2009). A learning style classification mechanism for e-learning.**Computers & Education.** 53(2): 273-285.

- Chen, C.-M.(2008). Intelligent web-based learning system with personalized learning path guidance.**Computers & Education**. 51(2): 787-814.
- Chen, W., Niu, Z., Zhao, X., and Li, Y. (2014). A hybrid recommendation algorithm adapted in e-learning environments. **World Wide Web**.17(2):271-284.
- Chen, W., andPersen, R. (2012).Recommending collaboratively generated knowledge.**Computer Science and Information Systems**. 9(2): 871-892.
- Chatcharaporn, K., Angskun, J., andAngskun, T. (2013).Improving performance of a mobile personalized recommendation engine using multithreading.**In 10th International Joint Conference on Computer Science and Software Engineering (JCSSE)**, 160-166.
- Cleveland, D. B. and Cleveland, A. D. (1990). **Introduction to indexing and abstracting** (2nd ed). Englewood: Libraries Unlimited.
- Curlango-Rosas, C., Ponce, G. A., and Lopez-Morteo, G. A. (2011).A Specialized Search Assistant for Learning Objects.**Journal ACM Transactions on the Web (TWEB)**. Volume 5 Issue 4, October 2011 Article No. 21 ACM New York, NY, USA
- Dağ, F., andGeçer, A. (2009).Relations between online learning and learning styles.**Procedia - Social and Behavioral Sciences**. 1(1): 862-871.
- DCMI, (2013), **Dublin Core Metadata Element Set, Version 1.1**[On-line]. Available: <http://dublincore.org/documents/dces/>
- de Boer, J., Kommers, P.A.M., and de Brock, B. (2011). Using learning styles and viewing styles in streaming video.**Computers & Education**. 56(3): 727-735.
- DSpace. (2014). **Top Reasons to Use DSpace** [On-line]. Available: <http://www.dspace.org/why-use>
- Dunn, R. (1982). **Teaching Students Through Their Individual Learning Style**. Reston, VA : Reston Publishing.
- Dunn, R., and Dunn, K. (1993).**Teaching secondary students through their individual learning styles practical approaches for grades 7-12**. Boston: Ailyn and Bacon, USA.
- Ebel, R.L., andFrisbie, D.A. (1986).**Essentials of educational measurement**. Englewood Cliffs, NJ: Prentice-Hall.
- Egger, R., and Buhalis, D. (2008).**eTourism Case Studies Management and Marketing Issues**. Oxford, UK: Butterworth-Heinemann.

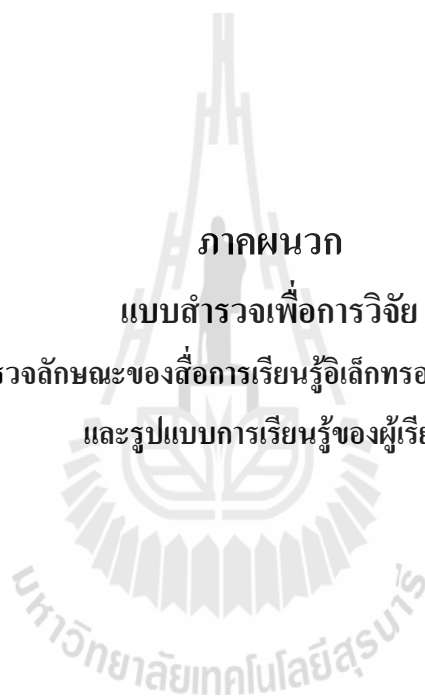
- Gibbons, S.A., Nelson, J.W., and Richard, R. (2000). **The Nature and Origin of Instructional Objects**. The Instructional use of learning objects, online version. [On-line]. Available: <http://www.reusability.org/read/#1>
- GLOBE. (2012). **Global Learning Object Brokered Exchange: Purpose and Mission** [On-line]. Available: <http://www.globe-info.org/>
- Grasha, A., and Reichmann S. (1975). **Work Handout on Learning Style**. N.P. University of Cricinnate.
- Guha, R., MaCool, R., and Miller, E. (2003). Semantic Search. **In Proceedings of the 12th international conference on World Wide Web: 700 – 709.**
- Han, J. and Kamber, M. (2001). **Data Mining: Concepts and Techniques**. San Diego: Academic Press.
- Han, J., Kamber, M. and Pei, J. (2011). **Data Mining: Concepts and Techniques**. San Francisco: Morgan Kaufmann Publishers.
- Haslhofer, B. (2011). **SKOS, RDFa and Co, Linked Data Related Examples**. Cornell University. [On-line]. Available: <http://www.slideshare.net/bhaslhofer/skos-rdfa-microformatsmicrodata>
- Haynes, D. (2004). **Metadata for information management and retrieval**. London: Facet.
- Hillmann, D. I., Westbrook, E. L., and American Library Association. (2004). **Metadata in practice**. Chicago: American Library Association.
- IEEE. (2002). **Draft Standard for Learning Object Metadata** [On-line]. Available: http://ltsc.ieee.org/wg12/files/LOM_1484_12_1_v1_Final_Draft.pdf
- IMS. (2004). **IMS Meta-data Best Practice Guide for IEEE 1484.12.1-2002 Standard for Learning Object Metadata** [On-line]. Available: http://www.imsglobal.org/metadata/mdv1p3pd/imsmd_bestv1p3pd.html
- ISO. (2009). **Information and documentation - The Dublin Core metadata element set (ISO 15836: 2009)** [On-line]. Available: http://www.iso.org/iso/catalogue_detail.htm?csnumber=52142
- Jonassen, D. H., and Grabowski, B. L. (1993). **Handbook of individual differences, learning and instruction**. Hillsdale, NJ: Lawrence Erlbaum Associates.
- Jovanović, J., Gasović, D., Knight C., and Richards, G. (2007). Ontologies for Effective Use of Context in e-Learning Settings. **Educational Technology & Society**. 10(3):47-59.

- Kabassi, K. (2010). Personalizing recommendations for tourists. **Telematics and Informatics**. 27(1): 51-66.
- Kay, R.H., and Knaack, L. (2008). A formative analysis of individual differences in the effectiveness of learning objects in secondary school. **Computers & Education**. 51(3): 1304-1320.
- Keefe, J.W. (1987). **Learning style: Theory and practice**. Reston, Virginia: National association of secondary school principals.
- Kettunen, J., Hautala, J., and Kantola, M. (2009). Information environments of middle managers in higher education, In Antonio Cartelli & Marco Palma (eds.), **Encyclopedia of Information Communication Technology**. Hershey: IGI Global, 436-442.
- Kim, W. (2002). Personalization: Definition, status, and challenges ahead. **Journal of Object Technology**. 1(1): 29-40.
- Kimball, R. (Ed.). (1998). **The data warehouse lifecycle toolkit: expert methods for designing, developing, and deploying data warehouses**. John Wiley & Sons.
- Knight, C., Gasović, D., and Richards, G. (2005). Ontologies to integrate learning design and learning content. **Journal of Interactive Media in Education**. 7:1-24.
- Klašnja-Milićević, A., Vesin, B., Ivanović, M., and Budimac, Z. (2011). E-learning personalization based on hybrid recommendation strategy and learning style identification. **Computers & Education**. 56(3): 885-899.
- Kolb, D.A. (1984). **Experiential Learning : Experience as the Source of Learning and Development**. Englewood Cliffs, New Jersey: Prentice-Hall.
- Kurashima, T., Iwata, T., Irie, G., and Fujimura, K. (2010). Travel route recommendation using geotags in photo sharing sites. In **Proceedings of the 19th ACM international conference on Information and knowledge management 2010** (pp 579-588). NY, USA: ACM New York.
- Lancaster, F.W. (1986). **Vocabulary Control for Information Retrieval**. 2nd. Arlington, Virginia: Information Resource Press.
- Lin, C.F., Yeh, Y.-c., Hung, Y.H., and Chang, R.I. (2013). Data mining for providing a personalized learning path in creativity: An application of decision trees. **Computers & Education**. 68: 199-210.

- LTSC 2000.(2011). **Learning Technology Standard committee website** [On-line].Avaliable: <http://ltsc.ieee.org>
- Lu, H., Jia, L., Gong, S.-h., and Clark, B. (2007).The relationship of kolb learning styles, online learning behaviors and learning outcomes.**Educational Technology & Society**. 10(4): 187-196.
- Malczewski, J. (1999). **GIS and Multicriteria Decision Analysis**. New York: John Wiley & Sons
- Maneenil, S., Srisa-ard, B., andChookhampaeng, C. (2010).Causal factors influencing critical thinking of students in different learning styles.**Journal of Education, Mahasarakham University**. 4(4): 88-95.
- Manning, C. D., Raghavan, P. andSchütze, H. (2008).**Introduction to information retrieval**. London, United Kingdom: Cambridge University Press.
- Melville, P., and Sindhvani, V. (2010).Recommender Systems.**Encyclopedia of Machine Learning 2010** (pp 829-838).Claude Sammut and Geoffrey Webb (Eds), Springer.
- Miao, D., Duan, Q., Zhang, H., and Jiao, N. (2009).Rough set based hybrid algorithm for textclassification. **Expert Systems with Applications**.36(5): 9168-9174.
- Moodle.(2014). **Moodle Sites** [On-line].Avaliable: <https://moodle.net/sites/index.php?country=TH>
- NISO.(2004). **Understanding Metadata**.[On-line].Avaliable: <http://www.niso.org/publications/press/UnderstandingMetadata.pdf>
- NISO. (2012). The Dublin Core Metadata Element Set. [On-line].Avaliable: http://www.niso.org/apps/group_public/download.php/10256/Z39-85-2012_dublin_core.pdf
- Niwattanakul, S., Martin, Ph., Eboueya, M., and Khaimook, K. (2007). Learning Object Mediation System based on an Ontology Model.**FouthInternation Conference on eLearning for Knowledge-based Society** (pp. 28.1-28.6)
- NMC.(2012). **NMC Learning Object Repositories** [On-line]. Available: <http://archive2.nmc.org/projects/lo/repositories.shtml>
- Ocepek, U., Bosnić, Z., Šerbec, I. N.,andRugelj, J. (2013).Exploring the relation between learning style models and preferred multimedia types.**Computers & Education**. 69: 343-355.

- Oppermann, R. (1994). Adaptively supported adaptability. **International Journal of Human Computer Studies**. 40(3): 455–472.
- Özpolat, E., and Akar, G.B. (2009). Automatic detection of learning styles for an e-learning system. **Computers & Education**. 53(2): 355-367.
- Qin, J., and Hernández, N. (2004). **Ontological Representation of Learning Objects: Building Interoperable Vocabulary and Structure** [On-line]. Available: <http://dl.acm.org/citation.cfm?id=1013469>
- Quinlan, J.R. (1986). Induction of decision trees. **Machine Learning**. 1: 81–106.
- Quinlan, J.R. (1993). **C.45: Programs for machine learning**. San Francisco, CA: Morgan Kaufmann.
- Pazzani, M. (1999). A framework for collaborative, content-based and demographic filtering. **Artificial Intelligence Review**. 13(5-6): 393-408.
- Reiff, J.C. (1992). **Learning styles**. Washington, dc: National education association. .
- Resnick, P., and Varian, Hal. (1997). Recommender Systems. **Communications of the ACM** 40(3): 56–58.
- Rowley, J. E. (1988). **Abstracting and indexing** (2nd ed). London: Bingley.
- Schiaffino, S., and Amandi, A. (2009). Building an expert travel agent as a software agent. **Journal of Expert Systems with Applications**. 36 (2): 1291-1299.
- Soo, L.K., Yeoh, E-T., and Ho, S.B. (2012). Ontology Based Personalized Recommendation Model for Learning Objects in a Service Oriented E-learning Environment. **In International Conference on Innovation and Information Management (ICIIM 2012)** vol. 36 (2012): 87-92.
- Soto, J., Garcia, E., and Sánchez-Alonso, S., (2007). Semantic learning object repositories. **International Journal of Continuing Engineering Education and Life Long Learning**. 17(No.6/2007): 432-446.
- Thakar, U., Meena, An., and Meena, Am. (2011). OLearner - An Ontology Based Learning Content Management System to Support Semantic Search and Contribution of Learning Objects. **Journal of Algorithms & Computational Technology**. 4(4): 587-605.

- Thonthai, T. (2009). Learning styles of graduate diploma students in teaching profession at princess of naradhiwas university. **Princess of Naradhiwas University Journal**. 1(3): 145-157.
- Tseng, J.C.R., Chu, H.-C., Hwang, G.-J., and Tsai, C.-C.(2008). Development of an adaptive learning system with two sources of personalization information.**Computers & Education**.51(2): 776-786.
- UNESCO.(2010). **UNESCO Thesaurus** [On-line]. Available: <http://databases.unesco.org/thesaurus/>
- Vesin, B., Ivanovic, M., Klasnja-Milicevic, A., and Budimac, Z. (2013). Ontology-based architecture with recommendation strategy in java tutoring system.**Computer Science and Information Systems**. 10(1): 237-261.
- Verbert, K., Jovanovic, J., Duval, E., Gasevic, D., and Meire, M. (2006). Ontology-based learning content repurposing: The alocom framework. **International Journal on E-learning**. 5(1): 67-74.
- Verbert, K., Janovic, J., Duval, E., Gasevic, D., and Meire, M. (2006). Ontology-Based Learning Content Repurposing: the ALOCOM Framework. **International Journal on E-Learning**.5(1): 67-74.
- Wanapu, S., Fung, C. C., Kajornrit, J., Niwattanakul, S., & Chamnongsri, N. (2014). Selecting feature grouping and decision tree to improve results from the learning object management model (LOMM). **Journal of Convergence Information Technology**. 9(3), 131-142.
- World Wide Web Consortium (W3C).(2013). **W3C Semantic Web Activity**. [On-line] Available: <http://www.w3.org/2001/sw/>
- Witten, L. H. and Frank, E. (2005).**Data Mining: Practical Machine Learning Tools and Techniques**. San Francisco: Morgan Kaufmann Publishers.
- Yalcinalp, S., and Emiroglu, B. (2012).**Through efficient use of LORs: Prospective teachers' views on operational aspects of learning object repositories**. British Journal of Educational Technology, 43(3): 474-488.
- Yamane, Taro. (1973). **Statistics: An Introductory Analysis**. Third edition. New York : Harper and Row Publication.



ภาคผนวก

แบบสำรวจเพื่อการวิจัย

แบบสำรวจลักษณะของสื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ที่ผู้เรียนชอบ

และรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียน

แบบสำรวจลักษณะของสื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ที่ผู้เรียนชอบ และรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียน

แบบสำรวจฉบับนี้จัดทำขึ้นเพื่อสำรวจข้อมูลลักษณะของสื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ (Learning Objects) ที่ผู้เรียนมีความชอบหรือสนใจใฝ่รู้ รวมถึงรูปแบบการเรียนรู้ของผู้เรียน (Learning Styles) โดยแบ่งแบบสำรวจออกเป็น 3 ตอน คือ (1) ข้อมูลทั่วไปของผู้เรียน (2) ลักษณะของสื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ที่ผู้เรียนชอบ และ (3) แบบสำรวจรูปแบบการเรียนรู้ แบบสำรวจมีจำนวนทั้งหมด 6 หน้า

ตอนที่ 1 ข้อมูลทั่วไปของผู้เรียน

คำชี้แจง โปรดทำเครื่องหมาย Pลงใน [] หรือเติมข้อความลงในช่องว่าง

1. เพศ [] ชาย [] หญิง

2. อายุ _____ ปี

3. ระดับชั้นการศึกษาในปัจจุบัน

[] ม.1

[] ม.4 แผนการเรียน/เส้นทาง _____

[] ม.2

[] ม.5 แผนการเรียน/เส้นทาง _____

[] ม.3

[] ม.6 แผนการเรียน/เส้นทาง _____

4. ชื่อโรงเรียน/สถานศึกษา _____

จังหวัด _____

5. สังกัดของโรงเรียน/สถานศึกษา [] รัฐบาล [] เอกชน

6. ระดับความชอบ/สนใจเรียนในรายวิชาต่าง ๆ ของแต่ละกลุ่มสาระการเรียนรู้

	กลุ่มสาระการเรียนรู้	ความชอบ/สนใจเรียน		
		ชอบมาก	เฉย ๆ	ไม่ชอบ
1	ภาษาไทย			
2	คณิตศาสตร์			
3	วิทยาศาสตร์			
4	สังคมศึกษา ศาสนา และวัฒนธรรม			
5	สุขศึกษาและพลศึกษา			

	กลุ่มสาระการเรียนรู้	ความชอบ/สนใจเรียน		
		ชอบมาก	เฉย ๆ	ไม่ชอบ
6	ศิลปะ			
7	การงานอาชีพและเทคโนโลยี			
8	ภาษาต่างประเทศ			

7. ระดับผลการเรียนเฉลี่ยปีการศึกษาที่แล้ว _____
8. ท่านค้นหาความรู้สำหรับการทำกิจกรรมต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องกับการเรียนรู้ของท่านผ่านทางเว็บไซต์ใดบ้าง (ตอบได้มากกว่า 1 ข้อ)
- [] Google [] Yahoo [] Bing
- [] Sanook [] Kapook [] Mthai
- [] Hunsu [] Saimguru [] อื่น ๆ ระบุ _____
9. ท่านเคยค้นหาข้อมูลเกี่ยวกับสื่อการเรียนการเรียนรู้จากเว็บไซต์ต่อไปนี้หรือไม่ (ตอบได้มากกว่า 1 ข้อ)
- [] เว็บไซต์ศูนย์รวมสื่อกระทรวงศึกษาธิการ URL : <http://mediacenter.obec.go.th/moe/>
จัดทำขึ้นโดย สำนักเทคโนโลยีเพื่อการเรียนการสอน กระทรวงศึกษาธิการ
- [] เว็บไซต์ส쿨เน็ต URL : <http://www.school.net.th>
จัดทำขึ้นโดย ศูนย์เทคโนโลยีสารสนเทศและการสื่อสาร สำนักงานปลัดกระทรวงศึกษาธิการ
- [] เว็บไซต์ศูนย์กลางความรู้แห่งชาติ URL : <http://2010.tkc.go.th/?home>
จัดทำขึ้นโดย กระทรวงเทคโนโลยีสารสนเทศและการสื่อสาร
- [] เว็บไซต์ระบบสืบค้นทรัพยากรการเรียนรู้นานาชาติ URL : <http://globe.thaicyberu.go.th/>
จัดทำขึ้นโดย โครงการมหาวิทยาลัยไซเบอร์ไทย สำนักงานคณะกรรมการการอุดมศึกษา
- [] เว็บไซต์รวมสื่อต่าง ๆ จัดทำขึ้นโดย สำนักงานเขตพื้นที่การศึกษาต่าง ๆ
- [] เว็บไซต์ระบบอีเลิร์นนิ่ง (e-Learning) จัดทำขึ้นโดย หน่วยงาน โรงเรียน หรือสถาบันการศึกษาต่าง ๆ
- [] ไม่เคยค้นหาข้อมูลจากเว็บไซต์ต่าง ๆ ดังกล่าวข้างต้น เนื่องจาก _____

ตอนที่ 2 ลักษณะของสื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ที่ผู้เรียนชอบ

คำชี้แจง

สื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์หรือเลิร์นนิ่งอ็อบเจกต์ (Learning Object) หมายถึง เนื้อหาสาระของความรู้เรื่องใดเรื่องหนึ่งสำหรับการเรียนรู้ ได้รับการออกแบบในลักษณะของสื่ออิเล็กทรอนิกส์ ที่มีทั้งรูปภาพ ข้อความ ภาพเคลื่อนไหวและ เสียง อย่างใดอย่างหนึ่งหรือหลายๆ อย่างรวมกันขอบเขตของงานวิจัยนี้ มุ่งเน้นการศึกษาลักษณะของการใช้ (อ่าน/ฟัง/ดู) สื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ที่ผู้เรียนชอบในกลุ่มสาระการเรียนรู้วิทยาศาสตร์ โดยมีประเด็นที่จะสอบถามผู้เรียนทั้งหมด 5 ประเด็น

โปรดทำเครื่องหมาย✓ลงใน [] หรือเติมข้อความลงในช่องว่างตามความเป็นจริงที่สุด

1. ท่านคิดว่าประเภทของสื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ของกลุ่มสาระวิทยาศาสตร์ ในลักษณะใดสามารถทำให้ท่านสนใจที่อยากจะเปิดใช้สื่อชิ้นนั้น ๆ (ตอบได้มากกว่า 1 ข้อ)

- | | |
|--|--|
| <input type="checkbox"/> วิดีโอคลิป (Video) | <input type="checkbox"/> ภาพเคลื่อนไหว (Animation) |
| <input type="checkbox"/> เสียงบรรยาย (Audio) | <input type="checkbox"/> งานนำเสนอภาพนิ่ง (Presentation) |
| <input type="checkbox"/> ภาพประกอบ (Graphic) | <input type="checkbox"/> ภาพจำลองเหตุการณ์หรือสถานการณ์ (Simulation) |
| <input type="checkbox"/> เว็บไซต์หรือรวมลิงค์ (Link) | <input type="checkbox"/> อื่นๆ ระบุ _____ |

2. ท่านคิดว่าในขณะที่ท่านใช้สื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ของกลุ่มสาระวิทยาศาสตร์ เนื้อหาส่วนใดที่อยู่ในสื่อๆ ที่ท่านสนใจจะอ่านมากกว่าเนื้อหาส่วนอื่น ๆ ได้แก่ข้อใดบ้าง (ตอบได้มากกว่า 1 ข้อ)

- | | |
|--|---|
| <input type="checkbox"/> บทคัดย่อ (Abstract) | <input type="checkbox"/> ภาพรวมของเนื้อหาบทเรียน (Overview) |
| <input type="checkbox"/> แนะนำก่อนเข้าบทเรียน (Introduction) | <input type="checkbox"/> เนื้อหาของแต่ละบทเรียน (Chapter) |
| <input type="checkbox"/> สรุปเนื้อหา (Summary or Conclusion) | <input type="checkbox"/> บรรณานุกรม (Bibliography) |

3. ท่านคิดว่า ในขณะที่ท่านใช้สื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ของกลุ่มสาระวิทยาศาสตร์ เนื้อหาส่วนใดที่อยู่ในสื่อๆ ที่ช่วยให้ท่านเกิดความเข้าใจมากขึ้น ได้แก่ข้อใดบ้าง (ตอบได้มากกว่า 1 ข้อ)

- | | |
|--|---|
| <input type="checkbox"/> ข้อเท็จจริง (Fact) | <input type="checkbox"/> คำจำกัดความ/คำนิยาม (Definition) |
| <input type="checkbox"/> กระบวนการ (Process) | <input type="checkbox"/> ลำดับขั้นตอนการทำงาน (Procedure) |
| <input type="checkbox"/> สาธิต/แสดงเป็นตัวอย่าง (Demo) | <input type="checkbox"/> อัลกอริทึม (Algorithm) |

4. ท่านคิดว่า ในขณะที่ท่านใช้สื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ของกลุ่มสาระวิชาวิทยาศาสตร์ ส่วนประกอบเพิ่มเติมจากเนื้อหาบทเรียนที่สามารถช่วยให้ท่านเข้าใจเนื้อหาได้ดีขึ้น ได้แก่ข้อใดบ้าง (ตอบได้มากกว่า 1 ข้อ)

- | | |
|--|--|
| <input type="checkbox"/> ตัวอย่าง (Example) | <input type="checkbox"/> แบบฝึกหัด (Exercise) |
| <input type="checkbox"/> การอ้างอิงในเนื้อหา (Reference) | <input type="checkbox"/> การบรรยาย/อธิบายเนื้อหาโดยละเอียด (Description) |
| <input type="checkbox"/> ข้อคำถาม (Question) | <input type="checkbox"/> แนวคำตอบ (Answer) |
| <input type="checkbox"/> อื่น ๆ ระบุ _____ | |

5. ท่านคิดว่าสภาพแวดล้อมหรือสภาวะใดต่างๆต่อไปนี้ที่มีผลกระทบต่อการเรียนรู้ผ่านสื่อการเรียนรู้อิเล็กทรอนิกส์ของท่าน (ตอบได้มากกว่า 1 ข้อ)

- | | |
|---|--|
| <input type="checkbox"/> เวลาที่ใช้ในการเรียนรู้ (Time) | <input type="checkbox"/> กำหนดการ/กำหนดการส่งงาน (Schedule) |
| <input type="checkbox"/> ชนิดและความดังของเสียงรบกวน (Sound) | <input type="checkbox"/> สถานที่ที่ใช้ในการเรียนรู้ (Place) |
| <input type="checkbox"/> ปริมาณและชนิดของแรงกดดันและแรงจูงใจจากผู้สอน (Pressure and Motivation) | <input type="checkbox"/> เงื่อนไขหรือสภาพแวดล้อมทางกายภาพ (Physical Environment and Condition) |
| <input type="checkbox"/> รูปแบบการสั่งงานของผู้สอน (Type of Assignment) | <input type="checkbox"/> วิธีการประเมินผลของผู้สอน (Type of Structure and evaluation) |

ตอนที่ 3 แบบสำรวจรูปแบบการเรียนรู้

คำชี้แจง อ่านข้อความและพิจารณาว่าข้อความดังกล่าวตรงกับลักษณะหรือพฤติกรรมในการเรียนรู้ของท่านในระดับใด โปรดใส่เครื่องหมาย✓ลงในช่องด้านขวามือตามความเป็นจริงมากที่สุด

- 5 หมายถึง ตรงกับพฤติกรรมในการเรียนรู้ของท่าน มากที่สุด
- 4 หมายถึง ตรงกับพฤติกรรมในการเรียนรู้ของท่าน มาก
- 3 หมายถึง ตรงกับพฤติกรรมในการเรียนรู้ของท่าน ปานกลาง
- 2 หมายถึง ตรงกับพฤติกรรมในการเรียนรู้ของท่าน น้อย
- 1 หมายถึง ตรงกับพฤติกรรมในการเรียนรู้ของท่าน น้อยที่สุด

ข้อ ที่	ข้อความ	ระดับพฤติกรรม				
		1	2	3	4	5
1	ส่วนใหญ่แล้วฉันศึกษาค้นคว้าเนื้อหาวิชาที่เรียนด้วยตนเอง					
2	ในเวลาเรียนฉันไม่ค่อยตั้งใจเรียน					
3	ฉันจะเข้าใจบทเรียน ได้ดีขึ้นถ้าได้ปรึกษากับเพื่อนๆ					
4	ถ้าครูปล่อยให้ให้นักเรียนเรียนตามใจชอบถือว่าไม่ได้ทำหน้าที่ของครูอย่างถูกต้อง					
5	ฉันคิดว่าการเรียนให้ได้ดีนั้นจำเป็นต้องกำหนดเป้าหมายที่ชัดเจน					
6	ฉันพยายามเข้าร่วมกิจกรรมในชั้นเรียนให้มากที่สุดเท่าที่จะทำได้					
7	ฉันมักจะเลือกเรียนในสิ่งที่ฉันคิดว่าสำคัญเป็นหลักซึ่งอาจจะไม่ตรงกับความเห็นของครูเสมอไป					
8	ฉันรู้สึกว่าการเข้าชั้นเรียนมากกว่าความรู้สึกที่ต้องการอยากเข้าชั้นเรียนจริงๆ					
9	ในการเรียนแต่ละวิชาฉันคิดว่าฉันสามารถเรียนรู้ได้ดีขึ้นถ้าได้แลกเปลี่ยนความคิดเห็นกับเพื่อนๆแทนที่จะเก็บความคิดเห็นไว้คนเดียว					
10	ฉันยอมรับกฎเกณฑ์หรือรูปแบบการสอนที่ครูกำหนดขึ้น					
11	ฉันต้องแข่งขันกับเพื่อนเพื่อให้ครูสนใจ					
12	ฉันสนใจกิจกรรมการเรียนการสอนในชั้นเรียน					
13	ฉันสามารถตัดสินใจเองได้ว่าเนื้อหาวิชาตอนใดสำคัญ					
14	วิชาที่ฉันเรียนไม่ได้ทำให้ฉันสนใจอย่างแท้จริง					
15	ฉันคิดว่าสิ่งที่สำคัญของการเรียนในชั้นคือการเรียนรู้ที่จะเข้ากับเพื่อนๆได้					

ข้อ ที่	ข้อความ	ระดับพฤติกรรม				
		1	2	3	4	5
16	ฉันคิดว่าครูควรชี้แจงให้ชัดเจนว่าอะไรเป็นสิ่งที่นักเรียนจะต้องเรียน					
17	ในระหว่างการอภิปรายในชั้นเรียนฉันต้องแข่งกับเพื่อนๆ เพื่อให้เพื่อนยอมรับความคิดเห็นของฉัน					
18	ฉันได้เรียนรู้ในชั้นเรียนมากกว่าการศึกษาด้วยตนเองที่บ้าน					
19	ฉันเชื่อมั่นในความสามารถของฉันในการเรียนรู้สาระสำคัญในแบบเรียน					
20	ฉันเบื่อและไม่สนใจเนื้อหาสาระของวิชาที่เรียน					
21	ฉันเตรียมตัวคู้หนังสือสอบร่วมกับเพื่อนๆ					
22	ฉันรู้สึกว่าคุณข้อมูลที่ปรากฏในหนังสือและจากการอภิปรายของครูนั้นถูกต้องเสมอ					
23	ฉันพอใจเมื่อฉันสามารถตอบปัญหาหรือคำถามได้ก่อนเพื่อนในชั้นเรียน					
24	ฉันเข้าชั้นเรียนเพราะต้องการจะเรียนรู้จากครูและเพื่อนๆ					
25	ฉันอ่านหรือศึกษาแบบเรียนมาล่วงหน้าก่อนที่ครูอธิบายให้ฟัง					
26	ฉันดีใจเมื่อทราบว่าครูไม่มาสอนหรือมีการงดเรียนในบางชั่วโมง					
27	ฉันไม่ชอบทำงานที่ได้รับมอบหมายให้ทำเพียงคนเดียว					
28	ก่อนลงมือทำงานที่ครูมอบหมายให้ฉันจะพยายามถามครูจนเข้าใจชัดเจน					
29	ฉันคิดว่าจะไม่เกิดผลดีต่อตนเองถ้าให้เพื่อนยืมสมุดจดงานและแลกเปลี่ยนความรู้กับเพื่อนๆก่อนเวลาสอบ					
30	ฉันสนุกและพอใจกับกิจกรรมการเรียนการสอนในชั้นเรียน					

ข้อ ที่	ข้อความ	ระดับพฤติกรรม				
		1	2	3	4	5
31	ฉันศึกษาหรือทำรายงานในแต่ละวิชาด้วยตนเอง					
32	ฉันเป็นผู้อำนวยการเรียนการสอนในชั้นเรียน					
33	ฉันรับฟังความคิดเห็นของเพื่อนๆเมื่อมีประเด็นปัญหาต้องพิจารณาด้วยกัน					
34	ฉันจะไม่คิดหรือติดตามประเด็นปัญหาที่เกี่ยวข้องกับวิชาเรียนถ้าปัญหาเหล่านั้นไม่ได้อยู่ในหนังสือหรือครูกล่าวถึง					
35	ฉันพอใจเมื่อทราบว่าตนเองทำคะแนนได้ดีกว่าเพื่อนๆ					
36	ฉันจะทำงานที่ได้รับมอบหมายให้เสร็จก่อนที่จะทำสิ่งอื่นๆที่ตนสนใจ					
37	ฉันทำงานที่ได้รับมอบหมายด้วยวิธีของตนเองโดยไม่คำนึงว่าเพื่อนๆจะทำอย่างไร					
38	ฉันมาเรียนเพียงเพื่อให้สอบผ่านหรือจบตามหลักสูตรเท่านั้น					
39	ฉันชอบพูดคุยกับเพื่อนๆนอกชั้นเรียนเกี่ยวกับความคิดและประเด็นปัญหาที่ได้อภิปรายแล้วในชั้นเรียน					
40	ฉันคิดว่าการอภิปรายมากเกินไปในชั้นเรียนทำให้ครูสอนเนื้อหาไม่ครบตามหลักสูตร					
41	ฉันต้องเรียนแข่งกับเพื่อนให้ได้คะแนนดี					
42	ฉันคิดว่าการเรียนในชั้นเรียนร่วมกับเพื่อนๆได้ผลคุ้มค่า					
43	ฉันไม่ชอบให้ครูกำหนดว่าจะต้องเรียนอะไรบ้าง					
44	ฉันพยายามไม่สบตาครูเพราะกลัวว่าครูจะเรียกให้ตอบคำถาม					
45	ฉันรู้สึกว่าการที่นักเรียนควรมีความสัมพันธ์ที่ดีต่อกันจนนักเรียนกล้าบอกความจริงเกี่ยวกับการเรียนการสอนได้					
46	ฉันสนุกที่จะเรียนวิชาต่างๆเมื่อครูจัดการเรียนการสอนอย่างเป็นระบบ					

ข้อ ที่	ข้อความ	ระดับพฤติกรรม				
		1	2	3	4	5
47	ฉันต้องการรู้ว่าเพื่อนคนอื่นได้คะแนนอยู่ในระดับใด					
48	ฉันเต็มใจทำงานที่ได้รับมอบหมายในชั้นเรียนไม่ว่างานนั้นจะน่าสนใจหรือไม่ก็ตาม					
49	ถ้ามีประเด็นในบทเรียนที่ฉันสนใจฉันจะไปค้นคว้าเพิ่มเติม					
50	ฉันไม่สนใจที่จะเรียนรู้กิจกรรมต่างๆจากชั้นเรียน					
51	ฉันชอบวิชาที่ครูให้โอกาสอภิปรายเกี่ยวกับเนื้อหากิจกรรมและมีส่วนร่วมในการเรียนการสอน					
52	ฉันคิดว่าการเรียนจากตำราและการบรรยายของครูเพียงพอแล้ว					
53	ฉันพยายามที่จะทำงานที่ได้รับมอบหมายให้ดีหรือเร็วกว่าเพื่อนๆ					
54	ฉันชอบที่นั่งในชั้นเรียนที่สามารถได้ยินและเห็นข้อความบนกระดานดำได้ชัดเจน					
55	ฉันคิดเอาเองว่าครูควรจัดการเรียนการสอนอย่างไรในแต่ละวัน					
56	เมื่อฉันมีแบบฝึกหัดมากหรือยากกว่าปกติฉันมักจะไม่ทำหรือทำเฉพาะส่วนที่ง่ายเท่านั้น					
57	ฉันคิดว่าการเรียนการสอนในวิชาต่างๆเกิดจากการปรึกษาหารือร่วมกันระหว่างครูกับนักเรียน					
58	ฉันสามารถเรียนรู้สิ่งที่ยากและสำคัญได้โดยการทำตามคำแนะนำของครู					
59	ฉันชอบกิจกรรมการเรียนที่มีการแข่งขันระหว่างกลุ่มหรือระหว่างบุคคลเพราะทำให้ตื่นเต้นดี					
60	ฉันจะทำงานทันทีที่ได้รับมอบหมาย					

ขอขอบคุณอย่างสูงในความร่วมมือ
ศุภชานันท์ วนภู นักวิจัย

ประวัติผู้เขียน

นางศุภชานันท์ วนภู เกิดเมื่อวันที่ 23 กันยายน 2510 จังหวัดอุทัยธานี สำเร็จการศึกษาปริญญาโทหลักสูตรวิทยาศาสตร์มหาบัณฑิต (ชีวสถิติ) คณะสาธารณสุขศาสตร์ จากมหาวิทยาลัยมหิดล ปี พ.ศ. 2539 และเข้าปฏิบัติงาน ที่ศูนย์บริการการศึกษา มหาวิทยาลัยวลัยลักษณ์ จนถึงปี พ.ศ. 2542 จากนั้น ได้ย้ายติดตามครอบครัวมา ปฏิบัติงาน ที่โครงการการศึกษาไร้พรมแดน มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีสุรนารี และเข้าศึกษาต่อหลักสูตรวิทยาศาสตร์มหาบัณฑิต (เทคโนโลยีสารสนเทศ) คณะวิทยาศาสตร์จากมหาวิทยาลัยขอนแก่น ในปี พ.ศ. 2547 และสำเร็จการศึกษาในปี พ.ศ. 2549 ซึ่งในปีเดียวกัน ได้รับทุนสนับสนุนการวิจัยจากกองทุนนวัตกรรมและ สิ่งประดิษฐ์ สมเด็จพระเทพรัตนราชสุดาฯ สยามบรมราชกุมารี มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีสุรนารี เพื่อพัฒนา “โปรแกรมการประเมินผลบทเรียน E-Learning โดยใช้การถ่ายโอนข้อมูลจาก Moodle (e-Learning Evaluation Program by Using Data Interfacing from Moodle หรือ Edi-Mo)” สำหรับเผยแพร่ให้กับสถานศึกษาต่าง ๆ และเพื่อเป็นการนำความรู้ความสามารถทางวิชาการไปใช้ประโยชน์ต่อส่วนรวมได้มากยิ่งขึ้น ในปี พ.ศ. 2551 จึงย้ายเข้าปฏิบัติงานในตำแหน่งอาจารย์สังกัดโปรแกรมวิชาคอมพิวเตอร์ธุรกิจ คณะวิทยาการจัดการมหาวิทยาลัยราชภัฏนครราชสีมา และในปี พ.ศ. 2553 ได้เข้าศึกษาต่อระดับปริญญาเอก หลักสูตรวิทยาการสารสนเทศดุสิตบัณฑิต สาขาวิชาเทคโนโลยีสารสนเทศ สำนักวิชาเทคโนโลยีสังคม มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีสุรนารี โดยได้รับทุนการศึกษาจากต้นสังกัด และทุนการศึกษาตามโครงการส่งเสริมการวิจัยในสถาบันอุดมศึกษา ของสำนักงานคณะกรรมการการอุดมศึกษา (สกอ.) กระทรวงศึกษาธิการ ทั้งในส่วนของการศึกษาต่อภายในประเทศและทุนทำวิจัยระยะสั้นในต่างประเทศ เป็นเวลา 6 เดือน ณ มหาวิทยาลัยเมอร์ดีอ็อก (Murdoch University) เมืองเพิร์ท (Perth) เครือรัฐออสเตรเลีย ผู้วิจัยมีประสบการณ์และความเชี่ยวชาญทางด้าน การประยุกต์ใช้เทคโนโลยีการทำเหมืองข้อมูลในด้านต่างๆ โดยเฉพาะอย่างยิ่งด้านวิจัยทางการศึกษา ซึ่งเป็นศาสตร์ที่สามารถใช้ความรู้ทางด้านสถิติและด้านเทคโนโลยีสารสนเทศผนวกด้วยกัน