

ห้องสมุดคณะเทคโนโลยีสารสนเทศ สจล.

การพัฒนาระบบงานเพื่อการพยากรณ์ความต้องการใช้ชุดบริการเสริมพิเศษ

ในธุรกิจวิทยุติดตามตัวโดยการประยุกต์ใช้ดาต้าไมนิ่ง

System Development for Forecasting of Value Added Service Package  
in Pager Business by applying Data Mining.



โดย

นางสาวกึ่งกาญจน์ เหลืองพุทธรัตน์

รหัส 42067067



\*H001760\*

อาจารย์ที่ปรึกษา

ดร. วรพจน์ กรีสู่ระเดช

วัน เดือน ปี.....	09 ส.ค. 2550
เลขทะเบียน.....	01760
เลขเรียกหนังสือ.....	ศท. ๗๖3๗ 2543
"ห้องสมุดคณะเทคโนโลยีสารสนเทศ สจล."	

รายงานนี้เป็นส่วนหนึ่งของวิชาโครงการพัฒนาระบบงาน

หลักสูตรวิทยาศาสตรมหาบัณฑิต สาขาวิชาเทคโนโลยีสารสนเทศ

ภาคเรียนที่ 2 ปีการศึกษา 2543

คณะเทคโนโลยีสารสนเทศ

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนลิขสิทธิ์ของห้องสมุดพระจอมเกล้าเจ้าคุณทหารลาดกระบัง  
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้คัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ชื่อหัวข้อ	การพัฒนาระบบงานเพื่อการพยากรณ์ความต้องการใช้ชุดบริการเสริมพิเศษในธุรกิจวิทยุติดตามตัวโดยการประยุกต์ใช้ดาต้าไมนิ่ง
นักศึกษา	นางสาว กิ่งกาญจน์ เหลืองพุทธรัตน์
อาจารย์ที่ปรึกษา	ดร. วรพจน์ กรีสระเดช
ระดับการศึกษา	วิทยาศาสตรมหาบัณฑิต สาขาวิชาเทคโนโลยีสารสนเทศ
แขนงวิชา	วิทยาการสารสนเทศ
ปีการศึกษา	2543

### บทคัดย่อ

เนื่องมาจากในธุรกิจวิทยุติดตามตัวมีการแข่งขันกันสูงระหว่างผู้ให้บริการ จึงมักจะมีการจัดรายการส่งเสริมการขายต่างๆ อย่างต่อเนื่อง และการจัดทำชุดบริการเสริมพิเศษเพื่อมอบให้กับผู้บริโภคที่ซื้อเครื่องใหม่ก็เป็นรายการส่งเสริมการขายหนึ่งที่ผู้ให้บริการมักจะจัดให้มีขึ้นอย่างสม่ำเสมอ แต่จะอย่างไรจึงจะสามารถทราบความต้องการที่แท้จริงของผู้บริโภค โครงการนี้จะนำเสนอถึงขั้นตอนและวิธีการพัฒนาระบบงานเพื่อทำการพยากรณ์ความต้องการใช้ชุดบริการเสริมพิเศษของผู้บริโภคแต่ละคน โดยจะทำการศึกษาจากข้อมูลพฤติกรรมการใช้บริการของกลุ่มผู้บริโภคที่มีอยู่เดิม แล้วนำความรู้ที่ได้มาทำการพยากรณ์เพื่อจัดหมวดหมู่(Classification) สำหรับผู้บริโภครายใหม่ๆ โดยในโครงการฉบับนี้มุ่งเน้นที่จะศึกษาถึงวิธีการสร้างแบบจำลองพยากรณ์(Predictive modeling) โดยการประยุกต์ใช้ Neural induction ซึ่งเป็นเทคนิคหนึ่งของการจัดหมวดหมู่(Classification) ของดาต้าไมนิ่ง ในการแก้ปัญหา

**Title** System Development for Predictive of Value Added Service package requirement in Pager Business by Data Mining approach.

**Student** Ms. Kingkan Luengputtarat

**Advisor** Dr. Worapoj Kreesuradej

**Level of Study** Information of Science in Information Technology

**Major** Information Science

**Academic Year** 2000

### ABSTRACT

There is the increasingly on competition among Pager service business. The promotion that organization always set for the new customer is the package of "Value added service". The package of "Value added service" for promotion in Pager business is very important, but to hardly to meet customer's need. This project shows the step and implementation for the Data mining to offer suitable "Value added service" package for each customer. To study about the Predictive modeling which intend to predict and analysis the behavior trend of customer service in order to provide good solution "Value added service" package by using Neural Induction which is the "Classification" operation to solve the problem.

## กิตติกรรมประกาศ

โครงการพัฒนาระบบงานฉบับนี้สำเร็จลุล่วงลงได้ด้วยดี ด้วยคำแนะนำและความช่วยเหลือ เป็นอย่างดียิ่งของ ดร. วรพจน์ กริสฺระเดช อาจารย์ที่ปรึกษาวิชาโครงการพัฒนาระบบงาน

ดิฉันขอกราบขอบพระคุณบุพการี รวมทั้งผู้ใกล้ชิดทุกท่าน ซึ่งได้ให้การสนับสนุนตลอดมา และ ขอกราบขอบพระคุณคณาจารย์ทุกท่าน ที่ได้ประสิทธิ์ประสาทวิชาความรู้ให้แก่ดิฉัน จนกระทั่งโครงการสำเร็จลงได้ด้วยดี



เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า  
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

## สารบัญ

	หน้า
บทคัดย่อภาษาไทย	I
บทคัดย่อภาษาอังกฤษ	II
กิตติกรรมประกาศ	III
สารบัญ	IV
สารบัญตาราง	VI
สารบัญรูปภาพ	VII
บทที่	
1. บทนำ	1
1.1. ความเป็นมา	1
1.2. วัตถุประสงค์	2
1.3. ขอบเขตของโครงการ	2
1.4. ขั้นตอนการดำเนินงาน	2
1.5. ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ	2
2. ทฤษฎีที่เกี่ยวข้อง	4
2.1. คาด้าไมนิ่ง	4
2.2. ขั้นตอนการทำคาด้าไมนิ่ง (Data Mining Process)	4
2.3. Neural Induction	7
2.4. โครงข่ายประสาทเทียมแบบการแพร่ย้อนกลับ (Back-propagation Algorithm)	12
3. การประยุกต์ใช้คาด้าไมนิ่งเพื่อการออกแบบและพัฒนาระบบงาน	18
3.1. กำหนดวัตถุประสงค์	18
3.2. จัดเตรียมข้อมูล	18
3.3. การนำข้อมูลมาทำคาด้าไมนิ่ง	21
4. วิเคราะห์ผลการดำเนินการ	31
4.1. ผลที่ได้จากการดำเนินการ	31
4.2. การวัดความถูกต้องของแบบจำลอง	32

	หน้า
4.3. ข้อดีและข้อเสียที่เกิดขึ้นจากการนำเทคนิคโครงข่ายประสาทเทียมมาใช้เพื่อการพยากรณ์	34
5. สรุปผลการศึกษาและข้อเสนอแนะ	36
5.1. สรุปผลการดำเนินงาน	36
5.2. ข้อเสนอแนะ	36
บรรณานุกรม	38
ประวัติผู้เขียน	39



## สารบัญตาราง

ตารางที่	หน้า
3.1. รายการบริการเสริม	19
4.1. ตัวอย่างชุดข้อมูลทดสอบและผลลัพธ์ที่โครงการช่วยคำนวณให้	32



## สารบัญภาพ

ภาพที่	หน้า
2.1. เปรี่เซินต์ของเวลาที่ใช้ในแต่ละชั้นตอน	7
2.2. ลักษณะเครือข่ายประสาทลิ่งมีชีวิต	8
2.3. แบบจำลองเซลล์ประสาทเทียม	9
2.4. กราฟของฟังก์ชัน Bipolar	10
2.5. กราฟของฟังก์ชัน Unipolar	11
2.6. โครงข่ายแบบหลายชั้น (Multilayer)	11
2.7. โครงข่ายประสาทเทียมแบบการแพร่ย้อนกลับ (Back-propagation Algorithm)	13
2.8. Back-propagation Training Algorithm	17
3.1. หน้าจอสำหรับการสอนและทดสอบแบบจำลองโครงข่ายประสาทเทียม	23
3.2. หน้าจอสำหรับการพยากรณ์บริการเสริมให้ลูกค้า	24
3.3. หน้าจอสำหรับการตั้งค่าให้กับโครงข่ายประสาทเทียม	25
3.4. หน้าจอสำหรับการกำหนดกลุ่มบริการเสริม	26
3.5. หน้าจอสำหรับการเลือกบริการเสริมในแต่ละกลุ่ม	26
3.6. หน้าจอการกำหนดข้อมูลนำเข้า	27
3.7. หน้าจอแสดงรายการข้อมูลที่เลือก	28
3.8. หน้าจอการแปลงข้อความเป็นตัวเลข	28
3.9. หน้าจอการแปลงวันที่เป็นตัวเลข	29



# บทที่ 1

## บทนำ

### 1.1. ความเป็นมา

เนื่องมาจากความต้องการในการติดต่อสื่อสารของผู้บริโภค ทำให้ภาคธุรกิจสื่อสารได้เข้ามามีบทบาทในชีวิตประจำวันของเรามากขึ้น เช่น ธุรกิจการติดต่อสื่อสารผ่านมือถือ, การสื่อสารโดยใช้จดหมายอิเล็กทรอนิกส์, อินเทอร์เน็ต หรือการส่งข้อความผ่านวิทยุติดตามตัว(Pager) ในการที่ผู้บริโภคจะเลือกใช้บริการแบบไหนนั้นก็ขึ้นอยู่กับปัจจัยหลายๆอย่าง เช่น ค่าใช้จ่าย, ลักษณะการใช้งาน เป็นต้น

สำหรับการติดต่อสื่อสารด้วยวิทยุติดตามตัวก็เป็นอีกทางเลือกหนึ่งซึ่งสามารถตอบสนองความต้องการบางส่วนของผู้บริโภคได้เป็นอย่างดี เช่น กลุ่มผู้บริโภคที่ต้องการส่งหรือรับข้อความเพียงอย่างเดียว ทั้งยังมีค่าใช้จ่ายที่ไม่สูงมากนักเมื่อเทียบกับโทรศัพท์มือถือ และยังมีความสะดวกมากกว่าการใช้โทรสารหรือจดหมายอิเล็กทรอนิกส์อีกด้วย

แต่อย่างไรก็ตามในธุรกิจการสื่อสารด้วยวิทยุติดตามตัวนี้ก็มีการแข่งขันกันสูงทั้งในด้านของการให้บริการ, ราคาเครื่อง และราคาค่าบริการ โดยบริษัทผู้ให้บริการก็มักจะมีการจัดรายการส่งเสริมการขายต่างๆอย่างต่อเนื่อง เช่น การลดราคาเครื่อง การลดราคาค่าบริการ หรือการจัดชุดบริการเสริมพิเศษให้กับลูกค้าที่ซื้อเครื่องใหม่ในช่วงระยะเวลาต่างๆ เพื่อสร้างแรงจูงใจให้ลูกค้าหันมาใช้บริการของบริษัท ทั้งยังเป็นการให้ลูกค้าได้ทดลองใช้บริการเสริมใหม่ๆ โดยได้รับส่วนลดค่าบริการหรือไม่ต้องเสียค่าบริการในช่วงระยะเวลาหนึ่งก่อนตัดสินใจว่าจะเลือกใช้บริการนั้นๆต่อไปหรือไม่ ดังนั้นสิ่งหนึ่งที่ผู้ประกอบการต้องการทราบ ก็คือ ความเหมาะสมในการจัดชุดบริการเสริมให้กับลูกค้า ว่าควรจะจัดบริการเสริมแบบใดให้กับลูกค้าจึงจะตรงกับความต้องการที่แตกต่างกัน

ซึ่งในโครงการฉบับนี้จะได้นำปัญหาดังกล่าวมาวิเคราะห์ โดยการประยุกต์ใช้ดาต้าไมนิ่ง โดยจะนำเสนอถึงขั้นตอนและวิธีการพัฒนาระบบงานเพื่อทำการพยากรณ์ความต้องการใช้ชุดบริการเสริมพิเศษของผู้บริโภคแต่ละราย โดยจะทำการศึกษาจากข้อมูลพฤติกรรมการใช้บริการของกลุ่มผู้บริโภคที่มีอยู่เดิม แล้วนำความรู้ที่ได้มาทำการพยากรณ์สำหรับผู้บริโภคใหม่ๆ โดยมุ่งเน้นที่จะศึกษาถึงวิธีการสร้างแบบจำลองพยากรณ์ (Predictive Modeling) โดยการประยุกต์ใช้หลักการโครงข่ายประสาทเทียม (Neural Induction) ซึ่งเป็นเทคนิคหนึ่งของวิธีการจัดหมวดหมู่ (Classification) ในดาต้าไมนิ่งเพื่อการแก้ปัญหา

เอก (Classification) ในดาต้าไมนิ่งเพื่อการแก้ปัญหา การศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

## 1.2. วัตถุประสงค์

1. เพื่อศึกษาและประยุกต์ใช้ดาต้าไมนิ่ง (Data Mining) ในการทำการพยากรณ์ชุดบริการเสริมให้กับลูกค้าแต่ละราย
2. เพื่อเป็นแนวทางในการนำไปประยุกต์ใช้ในการสนับสนุนการตัดสินใจของผู้บริหารสำหรับวางแผนเพื่อทำรายการส่งเสริมการขาย โดยการจัดชุดบริการเสริมพิเศษที่เหมาะสมกับความต้องการของลูกค้า

## 1.3. ขอบเขตของโครงการ

1. วิเคราะห์ข้อมูลที่มีอยู่ในองค์กร เพื่อนำมาใช้ในการพยากรณ์
2. ออกแบบและพัฒนาระบบงานเพื่อทำการพยากรณ์ความต้องการใช้ชุดบริการเสริมพิเศษของผู้บริโภคแต่ละราย โดยใช้โครงข่ายประสาทเทียม (Neural Network)

## 1.4. ขั้นตอนการดำเนินงาน

1. ศึกษาและเก็บรวบรวมข้อมูลที่มีอยู่ในองค์กร
2. ศึกษาทฤษฎีดาต้าไมนิ่ง (Data Mining) เพื่อนำมาประยุกต์ใช้
3. ศึกษาทฤษฎีโครงข่ายประสาทเทียม (Neural Network) เพื่อนำมาสร้างแบบจำลองพยากรณ์ (Predictive Modeling)
4. ออกแบบและพัฒนาระบบงานเพื่อทำการพยากรณ์ความต้องการใช้ชุดบริการเสริมพิเศษของผู้บริโภคแต่ละราย
5. ประเมินผลและวิเคราะห์ผลที่ได้จากแบบจำลองพยากรณ์ (Predictive Modeling)
6. สรุปผลการศึกษาของโครงการ
7. จัดทำรายงาน และข้อเสนอแนะ

## 1.5. ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ

1. เป็นแนวทางในการนำดาต้าไมนิ่งมาประยุกต์ใช้กับข้อมูลทางธุรกิจ
2. เข้าใจถึงหลักการและขั้นตอนการทำดาต้าไมนิ่ง
3. เข้าใจหลักการทำงานของโครงข่ายประสาทเทียม (Neural Network) แบบการแพร่ย้อนกลับ (Back-propagation Algorithm)

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

4. เป็นข้อมูลสำหรับผู้บริหาร เพื่อช่วยในการตัดสินใจและวางแผนการส่งเสริมการขาย โดยการจัดชุดบริการเสริมพิเศษ



เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า  
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

## บทที่ 2

### ทฤษฎีที่เกี่ยวข้อง

#### 2.1. คำจำกัดความ

ในภาคธุรกิจปัจจุบันมีการแข่งขันสูง จึงมีความพยายามที่จะคิดค้นและพัฒนาเทคนิคต่างๆ ขึ้น เพื่อให้สามารถแข่งขันได้ในตลาด และก็เป็นที่ยอมรับกันโดยทั่วไปว่า ข้อมูล คือหัวใจสำคัญในการทำธุรกิจ การที่เราได้ข้อมูลมากและสามารถนำไปใช้ได้ถูกต้อง ก็จะสร้างโอกาสให้กับธุรกิจมากขึ้น และคำจำกัดความ (Data Mining) ก็เป็นเทคนิคหนึ่งที่ถูกนำมาใช้

คำจำกัดความ เป็นการรวบรวมเทคนิคจากงานต่างๆ เช่น การเรียนรู้ของเครื่องจักร (Machine Learning), การจดจำรูปแบบ (Pattern Recognition), สถิติศาสตร์ (Statistics) และฐานข้อมูล (Database) เป็นต้น เพื่อนำมาใช้ในการค้นหาความสัมพันธ์ของข้อมูลและข่าวสาร (Information) ที่มีประโยชน์ที่แฝงอยู่ในฐานข้อมูลขนาดใหญ่ โดยข้อมูลที่ได้นี้สามารถนำไปใช้ประโยชน์ได้จริง

#### 2.2. ขั้นตอนการทำคำจำกัดความ (Data Mining Process)

ในการทำคำจำกัดความจะมีขั้นตอนการทำงาน ดังนี้

##### 2.2.1. กำหนดวัตถุประสงค์ (Business Objectives Determination)

เป็นการกำหนดปัญหาและวัตถุประสงค์ขององค์กรให้ชัดเจน เพื่อนำมาวิเคราะห์ว่า สามารถนำคำจำกัดความไปช่วยทำอะไรได้บ้าง

##### 2.2.2. จัดเตรียมข้อมูล (Data Preparation)

เป็นขั้นตอนที่สำคัญและใช้เวลานานที่สุดประมาณ 60 % ของเวลาทั้งหมด เนื่องจากข้อมูลที่จะนำมาใช้ต้องคัดเลือกจากข้อมูลที่มีความเหมาะสมและอยู่ในประเด็นที่เราต้องการ ซึ่งมีขั้นตอนในการทำงาน ดังนี้

##### 2.2.2.1. คัดเลือกข้อมูล (Data Selection) คือการคัดเลือกข้อมูลสำหรับคำจำกัดความ

จากข้อมูลทั้งหมดขององค์กร โดยต้องคำนึงถึงวัตถุประสงค์ในการนำข้อมูลมาใช้งาน นอกจากนี้ต้องทำความเข้าใจกับข้อมูลและประเภทข้อมูลที่

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า  
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

จะนำมาใช้ด้วย และสิ่งสำคัญอีกสิ่งที่ต้องพิจารณาในการคัดเลือกข้อมูล คือ อายุการใช้งานของข้อมูลที่เลือก เช่น การนำประเภทงานของลูกค้าเข้ามาพิจารณา โอกาสที่ลูกค้าจะเปลี่ยนงานในแต่ละปีจะมีสูง เพราะฉะนั้น ต้องทำการตรวจสอบให้แน่ชัดว่าข้อมูลนั้นถูกต้องหรือไม่ โดยประเภทข้อมูลแบ่งเป็น

- ข้อมูลตัวเลข (Quantitative) ซึ่งได้แก่ ค่าจำนวนเต็ม (Discrete) เช่น จำนวนพนักงาน และ เลขจำนวนจริง (Continuous) เช่น รายได้, ค่าเฉลี่ยต่างๆ เป็นต้น
- ข้อมูลที่ไม่ใช่ตัวเลข (Categorical data) ซึ่งได้แก่ ข้อมูลที่ลำดับไม่มีความสำคัญ (Nominal categorical) เช่น เพศ(ชาย,หญิง) และ ข้อมูลที่ลำดับมีความสำคัญ (Ordinal categorical) เช่น เกรด(A,B,C,D,F) ถ้าแปลงให้อยู่ในรูปตัวเลขต้องให้มีความหมายเดิม

2.2.2.2. การตรวจสอบข้อมูล (Data Preprocess) ทำการตรวจสอบข้อมูลที่คัดเลือกมาว่าเป็นข้อมูลที่เหมาะสมหรือไม่ โดยใช้หลักการทางสถิติ เช่น ข้อมูลที่เป็น Categorical การวัดการกระจายของข้อมูลจะทำให้เข้าใจข้อมูลที่มีอยู่ได้ดียิ่งขึ้น วิธีการที่ง่ายที่สุด คือ การนำข้อมูลนั้นมาสร้างเป็นกราฟ ซึ่งช่วยให้เห็นความโน้มเอียงของข้อมูลและข้อมูลที่ผิดปกติได้ ส่วนข้อมูลที่เป็นตัวเลข การวิเคราะห์ข้อมูลทำได้โดยการหาค่าสูงสุด (Max) , ค่าต่ำสุด (Min) , ค่าเฉลี่ย (Mean) ,ค่าที่ปรากฏบ่อย (Mode) , ค่ากลาง (Median) ซึ่งสิ่งที่จะปรากฏให้เห็นในขั้นตอนนี้ คือ

- Noisy data คือ ค่าของข้อมูลที่ผิดไปจากที่ควรจะเป็น อาจเกิดจากการป้อนข้อมูลผิด เช่น ป้อนอายุเป็น 650 ปี หรือป้อนรายได้เป็นค่าติดลบ เป็นต้น
- Missing data มีข้อมูลบางส่วนหายไป อาจเกิดจากความผิดพลาดในการป้อนข้อมูลหรือไม่มีข้อมูลส่วนนี้ในขณะที่รับข้อมูล แก้ไขได้โดยการตัดข้อมูลนั้นทิ้งทั้งรายการ หรือบันทึกส่วนที่หายไปด้วยค่าเฉลี่ย (Mean) หรือค่าที่ปรากฏบ่อย (Mode) สำหรับข้อมูลที่ไม่ใช่ตัวเลข อาจบันทึกด้วยค่าที่ปรากฏบ่อย (Mode) หรือบันทึกเป็น 'UNKNOWN'

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

2.2.2.3. การปรับเปลี่ยนรูปแบบของข้อมูล (Data Transformation) เพื่อให้เหมาะสมกับอัลกอริทึม เช่น การแปลงข้อมูลตัวเลขให้เป็นช่วงเพื่อใช้กับ Decision Tree หรือ การปรับอัตราส่วนตัวเลขให้อยู่ในช่วง 0-1 เพื่อใช้กับอัลกอริทึม Neural Network

### 2.2.3. ดาต้าไมนิ่ง (Data Mining)

เลือกวิธีการและอัลกอริทึมที่เหมาะสมเพื่อใช้กับข้อมูลที่ได้เตรียมไว้แล้ว ซึ่งมีอยู่ 4 ชนิด ด้วยกัน คือ

2.2.3.1. Data Segmentation เป็นกระบวนการการแบ่งฐานข้อมูล (Database) ออกเป็นกลุ่มเพื่อให้ง่ายต่อการวิเคราะห์ เช่น การแบ่งลูกค้าออกตามอายุ, เพศ, รายได้ เป็นต้น

2.2.3.2. Predictive Modeling เป็นการสร้างแบบจำลองพยากรณ์ แบ่งออกเป็น

- Classification เป็นการทำนายกลุ่มของรายการจากข้อมูลนำเข้า เช่น การทำนายว่าเป็นลูกค้าที่อยู่ในกลุ่มที่ควรส่งจดหมายแนะนำสินค้าและบริการใหม่ไปให้หรือไม่ โดยดูจากประวัติและพฤติกรรมการบริโภค เป็นต้น
- Value Prediction การทำนายค่าที่เป็นตัวเลข เช่น การทำนายภาษีที่จะเก็บได้ในปีหน้า หรือการทำนายราคาหุ้น เป็นต้น

2.2.3.3. Link Analysis ศึกษาว่าข้อมูลแต่ละรายการมีความสัมพันธ์กันหรือไม่อย่างไร เช่น Market basket เก็บข้อมูลการซื้อสินค้าแต่ละครั้งของลูกค้า เพื่อศึกษาแนวโน้มการซื้อและสินค้าที่ซื้อว่า เพื่อนำมาทำรายการส่งเสริมการขาย และการจัดชั้นวางสินค้าให้เหมาะสม

2.2.3.4. Deviation Detection การตรวจจับสิ่งผิดปกติต่างๆ เช่น การจับการโกง เป็นต้น

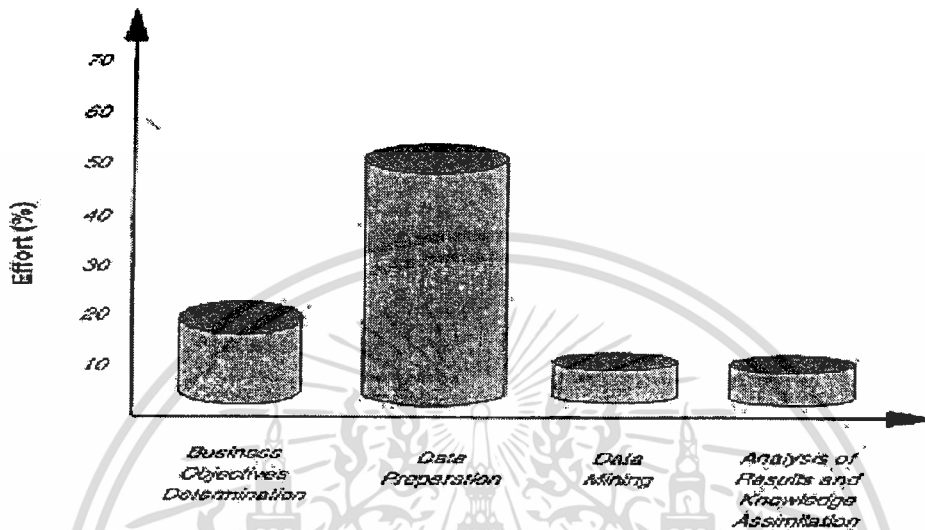
### 2.2.4. วิเคราะห์ผลลัพธ์ที่ได้ (Analysis of Result)

การแปลความหมายและประเมินผลลัพธ์ที่ได้จากขั้นตอนการทำดาต้าไมนิ่ง

### 2.2.6. ปรับความรู้ที่ได้เข้ากับธุรกิจ (Assimilation of Knowledge)

นำความรู้ที่ได้มาปรับให้เข้ากับธุรกิจ เพื่อนำมาใช้ให้เป็นประโยชน์กับองค์กร  
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ซึ่งในแต่ละขั้นตอนจะมีสัดส่วนของเปอร์เซ็นต์เวลาที่ใช้ ดังรูปที่ 2.1



รูปที่ 2.1 เปอร์เซนต์ของเวลาที่ใช้ในแต่ละขั้นตอน (Cabena et. al. 1997 : 43)

สำหรับในโครงการที่น่าจะขอนำเสนอวิธีการสร้างแบบจำลองพยากรณ์ (Predictive Modeling) โดยใช้วิธีการโครงข่ายประสาทเทียม (Neural Induction) เพื่อการจัดหมวดหมู่ (Classification) ดังได้กล่าวไว้ในบทที่ 1

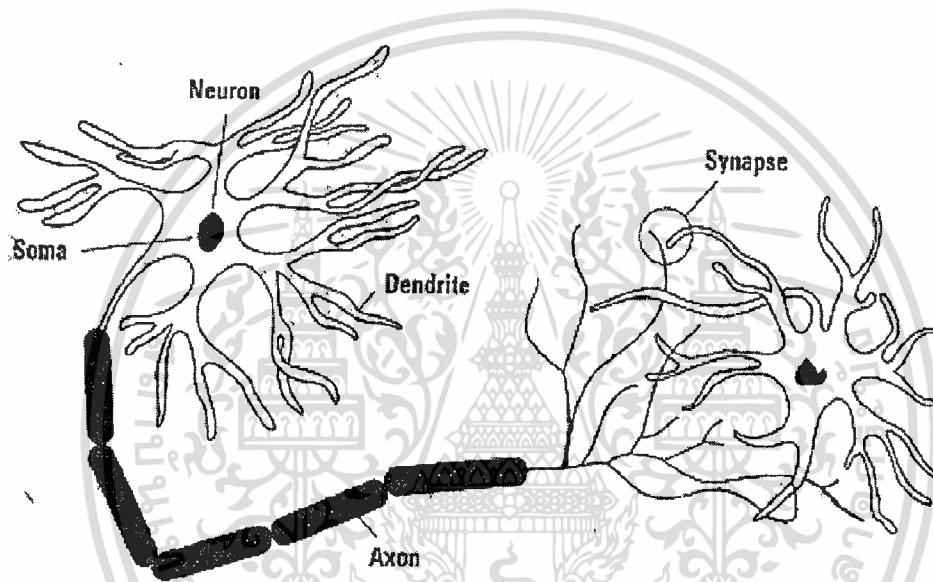
### 2.3. Neural Induction

เป็นเทคนิคที่น่าเสนอแบบจำลองที่มีโครงสร้างประกอบไปด้วย Node และค่าถ่วงน้ำหนักของแต่ละ Link ที่เชื่อมโยงระหว่าง Node ซึ่งมีพื้นฐานการทำงานแบบ Neural Network

Neural Network เป็นแบบจำลองที่สร้างขึ้นเพื่อเลียนแบบการทำงานของเครือข่ายประสาทภายในสมองของมนุษย์ ซึ่งประกอบไปด้วยเซลล์ประสาทจำนวนมาก (Nerve cell) ประมาณ  $10^{11}$  เซลล์ ซึ่งเซลล์เหล่านี้ทำหน้าที่เป็นหน่วยประมวลผล และมีบริเวณที่มีการส่งสัญญาณติดต่อกันระหว่างเซลล์ที่เรียกว่า ไชแนปส์ (Synaps) ประมาณ  $10^{14}$  จุด รูปแบบการส่งสัญญาณทำในลักษณะขนานกัน ทำให้เกิดการเรียนรู้โดยการนำข้อมูลในอดีตมาวิเคราะห์และใช้แก้ปัญหาในปัจจุบัน ลักษณะเซลล์ประสาททางชีวภาพจะประกอบไปด้วย 3 ส่วนหลัก คือ เดนไดรต์ (Dendrites), โซมา (Soma) และ แอคซอน (Axon)

โดยเดนไดรต์เป็นส่วนที่ยื่นออกไปจากเซลล์ประสาท มีลักษณะคล้ายกิ่งก้านทำหน้าที่รับเอกสัญญาณจากเซลล์ประสาทผ่านแอคซอนซึ่งเป็นเส้นไฟเบอร์ขนาดยาวทำหน้าที่เหมือนสายส่ง การค้าไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้คัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

สัญญาณ นำสัญญาณจากเซลล์ประสาทมาแปลงเป็นสัญญาณกระตุ้นเพื่อส่งต่อ โดยบริเวณที่แอกซอนและเดนไดรต์ติดต่อกัน เรียกว่า ไชแนปส์ ซึ่งสัญญาณที่มาถึงบริเวณไชแนปส์จะเป็นสัญญาณไฟฟ้าและการรับสัญญาณของเดนไดรต์ก็เกิดจากปฏิกิริยาทางเคมีที่เกิดขึ้นในบริเวณนี้ หลังจากนั้นสัญญาณจะถูกส่งไปยังโซมาหรือตัวเซลล์ประสาทเพื่อรวบรวมสัญญาณแล้วส่งไปยังเซลล์ประสาทอื่นๆไป



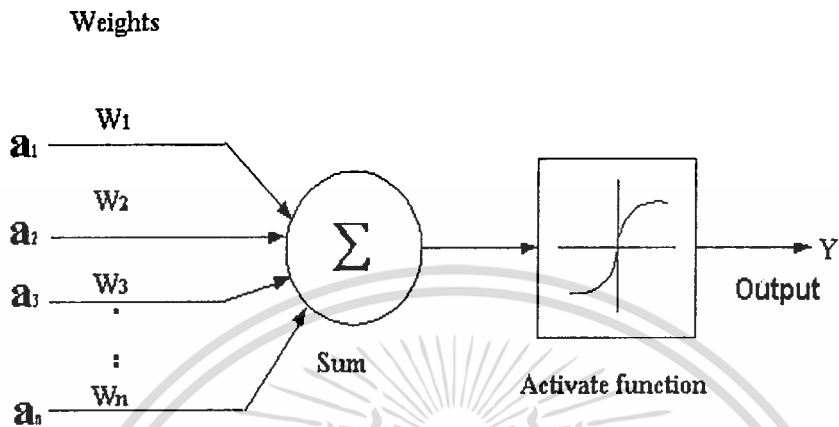
รูปที่ 2.2 ลักษณะเครือข่ายประสาทสิ่งมีชีวิต (Zirilli, 1997 : 4)

ซึ่งในแบบจำลองโครงข่ายประสาทเทียมที่สร้างขึ้นเพื่อเลียนแบบการทำงานของสมองมนุษย์นี้ ก็จะประกอบด้วย 3 ส่วนหลัก เช่นเดียวกัน ดังแสดงในรูปที่ 2.3 คือ

- เส้นที่เชื่อมโงระหว่างชั้นเพื่อรับค่าอินพุต เปรียบเสมือนเดนไดรต์ และบริเวณที่มีการรับข้อมูลมีการใส่ค่าถ่วงน้ำหนัก (Weight) ให้กับค่าอินพุตที่รับเข้ามา ก็เปรียบเสมือนปฏิกิริยาเคมีที่เกิดขึ้นบริเวณไชแนปส์
- Summation ที่ทำหน้าที่รวบรวมข้อมูลนำเข้าแล้วคำนวณออกมาเป็นค่าหนึ่ง เรียกว่าเป็นค่า *net* เปรียบเสมือนการรวมสัญญาณของโซมาหรือตัวเซลล์ประสาท
- ส่วนการแปลงค่าเพื่อส่งให้เซลล์อื่นๆ โดยการผ่านฟังก์ชันกระตุ้น (Activate function) จะเปรียบเสมือนแอกซอนที่ทำหน้าที่เหมือนสายส่งสัญญาณที่ทำการนำสัญญาณจากเซลล์ประสาทมาแปลงเป็นเป็นสัญญาณกระตุ้นเพื่อส่งต่อไปยังโหนดอื่นต่อไป

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้





รูปที่ 2.3 แบบจำลองเซลล์ประสาทเทียม

สำหรับการคำนวณหาค่า  $net$  มีสูตรดังนี้

$$net = w_1 a_1 + w_2 a_2 + w_3 a_3 + \dots + w_n a_n$$

หรือ

$$net = \sum_{i=1}^n w_i a_i$$

โดยที่  $net$  คือ ค่าผลลัพธ์จาก Summation

$w_i$  คือ ค่าถ่วงน้ำหนักลำดับที่  $i$

$a_i$  คือ ค่าอินพุตลำดับที่  $i$

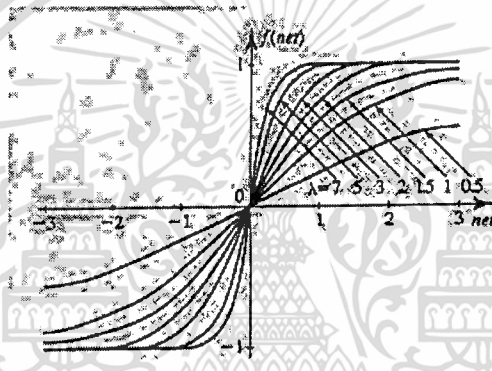
สำหรับฟังก์ชันกระตุ้น (Activate Function) จะมีอยู่ด้วยกันหลายรูปแบบ ในที่นี้จะขอยกตัวอย่างเฉพาะซิกมอยด์ฟังก์ชัน (Sigmoid Function) เท่านั้น แบ่งได้เป็น 2 ประเภท แยกตามลักษณะผลลัพธ์ที่คำนวณได้

- Bipolar Binary Activation Function ค่า  $net$  ที่ผ่านฟังก์ชันจะถูกแปลงให้อยู่ในช่วง  $-1$  ถึง  $1$
- เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า  
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

$$f(net) = \frac{2}{1 + \exp(-\lambda net)} - 1$$

$$f(net) = \begin{cases} +1, & net > 0 \\ -1, & net < 0 \end{cases}$$

โดยที่  $\lambda$  เป็นค่าคงที่แปรผันตรงกับความชันของกราฟ



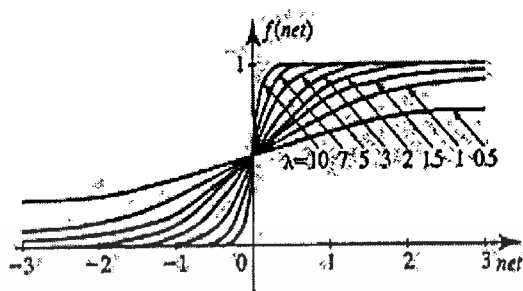
รูปที่ 2.4 กราฟของ Sigmoid Bipolar Binary Activation Function (Zurada. 1992 : 34)

- Unipolar Binary Activation Function ค่า  $net$  ที่ผ่านฟังก์ชันจะถูกแปลงให้อยู่ในช่วง 0 ถึง 1

$$f(net) = \frac{1}{1 + \exp(-\lambda net)}$$

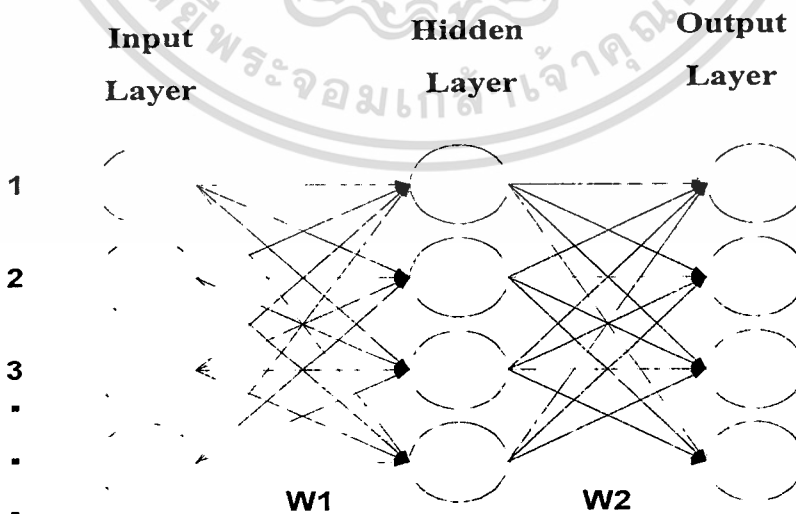
$$f(net) = \begin{cases} 0, & net > 0 \\ 1, & net < 0 \end{cases}$$

โดยที่  $\lambda$  เป็นค่าคงที่แปรผันตรงกับความชันของกราฟ



รูปที่ 2.5 Sigmoid Unipolar Binary Activation Function (Zurada. 1992 : 34)

จากที่กล่าวข้างต้นเป็นการคำนวณภายใน 1 โหนด ของเซลล์ประสาทเทียมเท่านั้น ซึ่งในแต่ละโหนดจะเป็น 1 ยูนิตของ Input, Process และ Output และภายในโครงข่ายประสาทเทียมจะประกอบไปด้วยโหนดจำนวนมากที่เชื่อมต่อกัน โดยการเชื่อมต่อจะแบ่งเป็นชั้น (Layer) มีอย่างน้อย 2 ชั้น คือ ชั้นอินพุต (Input layer) และ ชั้นเอาต์พุต (Output layer) เรียกว่า โครงข่ายแบบชั้นเดียว (Single layer) แต่ถ้ามีจำนวนชั้นมากขึ้น คือ เพิ่มชั้นซ่อน (Hidden layer) ซึ่งมีได้มากกว่า 1 ชั้น จะเรียกว่า โครงข่ายแบบหลายชั้น (Multilayer) จะมีประสิทธิภาพมากกว่าสามารถแก้ปัญหาข้อมูลนำเข้าที่ซับซ้อนขึ้นกว่าโครงข่ายแบบชั้นเดียว



รูปที่ 2.6 โครงข่ายแบบหลายชั้น (Multilayer)

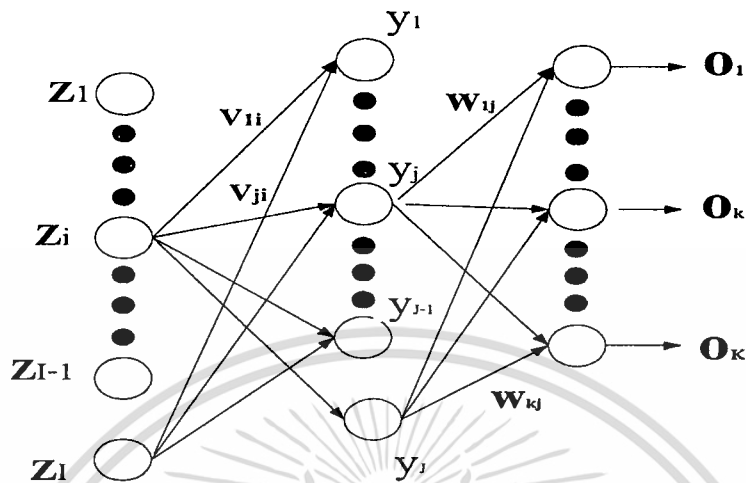
เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ซึ่งในการนำโครงข่ายประสาทเทียม (Neural Network) มาใช้ในการจัดหมวดหมู่ (Classification) เพื่อพยากรณ์ชุดบริการเสริมให้กับลูกค้านั้น ได้เลือกอัลกอริทึมการแพร่ย้อนกลับ (Back-propagation Algorithm) ซึ่งมีโครงข่ายหลายชั้น มาใช้ในโครงงาน

#### 2.4. โครงข่ายประสาทเทียมแบบการแพร่ย้อนกลับ (Back propagation Algorithm)

อัลกอริทึมการแพร่ย้อนกลับ (Back Propagation) เป็นอัลกอริทึมหนึ่งของโครงข่ายประสาทเทียม (Neural Network) และเป็นอัลกอริทึมประเภท *Supervise Learning* คือ การเรียนรู้แบบที่ต้องมีการชี้แนะ โดยต้องส่งข้อมูลเป็นคู่ของข้อมูลนำเข้า (Input) และข้อมูลผลลัพธ์ (Desired Output) เข้าไปในเครือข่าย โดยในเครือข่ายของ Network นั้นจะเป็นแบบโครงข่ายหลายชั้น คือ ประกอบด้วย ชั้นอินพุต (Input layer), ชั้นซ่อน (Hidden layer) และ ชั้นเอาต์พุต (Output layer) มีขั้นตอนการทำงาน 3 ขั้นตอน ดังนี้

1. ข้อมูลนำเข้าจะถูกส่งเข้าไปในชั้นอินพุต ซึ่งมีหน้าที่เพียงแครับข้อมูลแล้วแพร่ไปสู่ทุกๆ โหนดในชั้นถัดไปโดยยังไม่มีราคำนวณเกิดขึ้น เมื่อข้อมูลไปถึงที่ชั้นซ่อน จึงจะมีการคำนวณค่า จากนั้นก็จะส่งข้อมูลผ่านการคำนวณค่าและถูกแปลงโดยผ่านฟังก์ชันกระตุ้น ต่อไปยังให้กับชั้นซ่อนถัดๆ ไป จนกระทั่งถึงชั้นเอาต์พุต จึงจะได้ค่าผลลัพธ์ที่โครงข่ายคำนวณให้
2. เนื่องจากอัลกอริทึมการแพร่ย้อนกลับเป็นอัลกอริทึมประเภท *Supervise Learning* จึงต้องมีการนำค่าเป้าหมายหรือค่าผลลัพธ์ที่ต้องการ (Desired output) เข้ามาเป็นส่วนหนึ่งของข้อมูลที่ใช้สำหรับฝึกสอนโครงข่ายให้เรียนรู้ โดยการนำผลลัพธ์ที่คำนวณได้จากชั้นเอาต์พุตไปเปรียบเทียบกับค่าเป้าหมาย แล้วคำนวณหาค่าความผิดพลาด (Error signal) แล้วแพร่ค่าความผิดพลาดกลับเข้าไปในโครงข่าย
3. โครงข่ายจะทำการปรับค่าถ่วงน้ำหนัก (weight) โดยเรียนรู้จากค่าความผิดพลาดที่เกิดขึ้น จากนั้นเริ่มต้นคำนวณใหม่ตั้งแต่ชั้นอินพุต วนไปเรื่อยๆ จนกระทั่งผลลัพธ์ที่คำนวณได้มีค่าความผิดพลาดเป็นที่ยอมรับได้จึงจะหยุดสอนเครือข่าย



รูปที่ 2.7 โครงข่ายประสาทเทียมแบบการแพร่ย้อนกลับ (Back propagation Algorithm)

ในการสร้างแบบจำลอง แบบ Multilayer Feedforward Network ของอัลกอริทึมการแพร่ย้อนกลับ (Back propagation algorithm) ประกอบด้วยขั้นตอน ดังนี้

1. จับคู่ข้อมูลนำเข้าและค่าเป้าหมายหรือผลลัพธ์ที่ต้องการ จำนวน  $p$  จากข้อมูล

$$(\bar{z}_1, \bar{d}_1), (\bar{z}_2, \bar{d}_2), \dots, (\bar{z}_p, \bar{d}_p)$$

โดย  $z$  คือ ข้อมูลนำเข้า (Input)

$d$  คือ ค่าเป้าหมายหรือผลลัพธ์ที่ต้องการ (Desired Output)

2. กำหนดค่าถ่วงน้ำหนักให้กับแต่ละเส้นของทุกๆชั้น โดยการสุ่มตัวเลขที่มีค่าเข้าใกล้ ศูนย์
3. เลือกข้อมูลนำเข้าและค่าเป้าหมายออกมาทีละคู่ แล้วคำนวณค่าผลลัพธ์จาก  $f(\text{net})$  ในแต่ละ Node แล้วเคลื่อน ไปข้างหน้า จนถึง Output Layer
4. คำนวณค่า Error ที่เกิดขึ้น

$$E \leftarrow E + \frac{1}{2} (d_k - o_k)^2$$

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

โดย  $d_k$  คือ ค่าเป้าหมายหรือผลลัพธ์ที่ต้องการตัวที่  $k$   
 $o_k$  คือ ค่าผลลัพธ์ที่โครงข่ายคำนวณได้ ตัวที่  $k$

5. ถ้าผลลัพธ์ที่คำนวณได้ต่างจากค่าเป้าหมาย ต้องคำนวณค่าความผิดพลาด (Error signal) ที่เกิดขึ้นทั้งในชั้นเอาต์พุตและชั้นซ่อน แล้วย้อนกลับเข้าไปในโครงข่าย เพื่อสอนให้โครงข่ายเรียนรู้ข้อผิดพลาดที่เกิดขึ้น ซึ่งสมการที่ใช้จะแตกต่างกัน ถ้าใช้ฟังก์ชันกระตุ้นต่างกัน โดย

- กรณีใช้ Bipolar binary activation function

$$\delta_{ok} = \frac{1}{2} [(d_k - o_k)(1 - o_k^2)] \rightarrow k = 1, 2, 3, \dots, K$$

โดย  $\delta_{ok}$  คือ ค่าความผิดพลาดในชั้นเอาต์พุต ตัวที่  $k$   
 $d_k$  คือ ค่าเป้าหมายหรือผลลัพธ์ที่ต้องการตัวที่  $k$   
 $o_k$  คือ ค่าผลลัพธ์ที่โครงข่ายคำนวณได้ ตัวที่  $k$

$$\delta_{yj} = \frac{1}{2} (1 - y_j^2) \sum_{k=1}^K \delta_{ok} w_{kj} \rightarrow j = 1, 2, 3, \dots, J$$

โดย  $\delta_{yj}$  คือค่าความผิดพลาดของโหนดในชั้นซ่อน ตัวที่  $k$   
 $y_j$  คือ ค่าผลลัพธ์ของโหนดในชั้นซ่อน  
 $w_{kj}$  คือ ค่าถ่วงน้ำหนักระหว่างชั้นเอาต์พุตตัวที่  $k$  และชั้นซ่อนตัวที่  $j$

- Unipolar binary activation function

$$\delta_{ok} = [(d_k - o_k)(1 - o_k)o_k] \rightarrow k = 1, 2, 3, \dots, K$$

โดย  $\delta_{ok}$  คือ ค่าความผิดพลาด (Error Signal) ของชั้นเอาต์พุตตัวที่  $k$   
 $d_k$  คือ ค่าเป้าหมายหรือผลลัพธ์ที่ต้องการตัวที่  $k$   
 $o_k$  คือ ค่าผลลัพธ์ที่โครงข่ายคำนวณได้ ตัวที่  $k$

$$\delta_{yi} = y_i(1 - y_j) \sum_{k=1}^K \delta_{ok} w_{kj}, \rightarrow j = 1, 2, 3, \dots, J$$

โดย  $\delta_{yj}$  คือค่าความผิดพลาดของโหนดในชั้นซ่อน ตัวที่ k

$y_j$  คือ ค่าผลลัพธ์ของโหนดในชั้นซ่อน

$w_{kj}$  คือ ค่าถ่วงน้ำหนักระหว่างชั้นเอาต์พุตตัวที่ k และชั้นซ่อน ตัวที่ j

6. ปรับค่าถ่วงน้ำหนักที่ชั้นเอาต์พุตให้สอดคล้องกับ Error

$$w_{kj} \leftarrow w_{kj} + \eta \delta_{ok} y_j, \rightarrow k = 1, 2, 3, \dots, K$$

$$j = 1, 2, 3, \dots, J$$

โดย  $w_{kj}$  คือ ค่าถ่วงน้ำหนักระหว่างชั้นเอาต์พุตตัวที่ k และชั้นซ่อนตัวที่ j

$\eta$  คือ ค่าอัตราการเรียนรู้ (Learning rate) มีค่าอยู่ระหว่าง 0 – 1 โดยปกติ  
จะมีค่าเท่ากับ 0.1 หรือ 0.01

$\delta_{ok}$  คือ ค่าความผิดพลาด (Error Signal) ของชั้นเอาต์พุตตัวที่ k

$y_j$  คือ ค่าผลลัพธ์ของโหนดในชั้นซ่อนตัวที่ j

7. ปรับค่าถ่วงน้ำหนักที่ชั้นซ่อน

$$v_{ji} \leftarrow v_{ji} + \eta \delta_{yi} z_i, \rightarrow j = 1, 2, 3, \dots, J$$

$$i = 1, 2, 3, \dots, I$$

โดย  $v_{ji}$  คือ ค่าถ่วงน้ำหนักระหว่างชั้นอินพุตตัวที่ j และชั้นซ่อนตัวที่ i

$\eta$  คือ ค่าอัตราการเรียนรู้ (Learning rate) มีค่าอยู่ระหว่าง 0 – 1 โดยปกติ  
จะมีค่าเท่ากับ 0.1 หรือ 0.01

$\delta_{yi}$  คือ ค่าความผิดพลาด (Error Signal) ของชั้นซ่อนตัวที่ j

$z_i$  คือ ข้อมูลนำเข้า (Input) ตัวที่ i

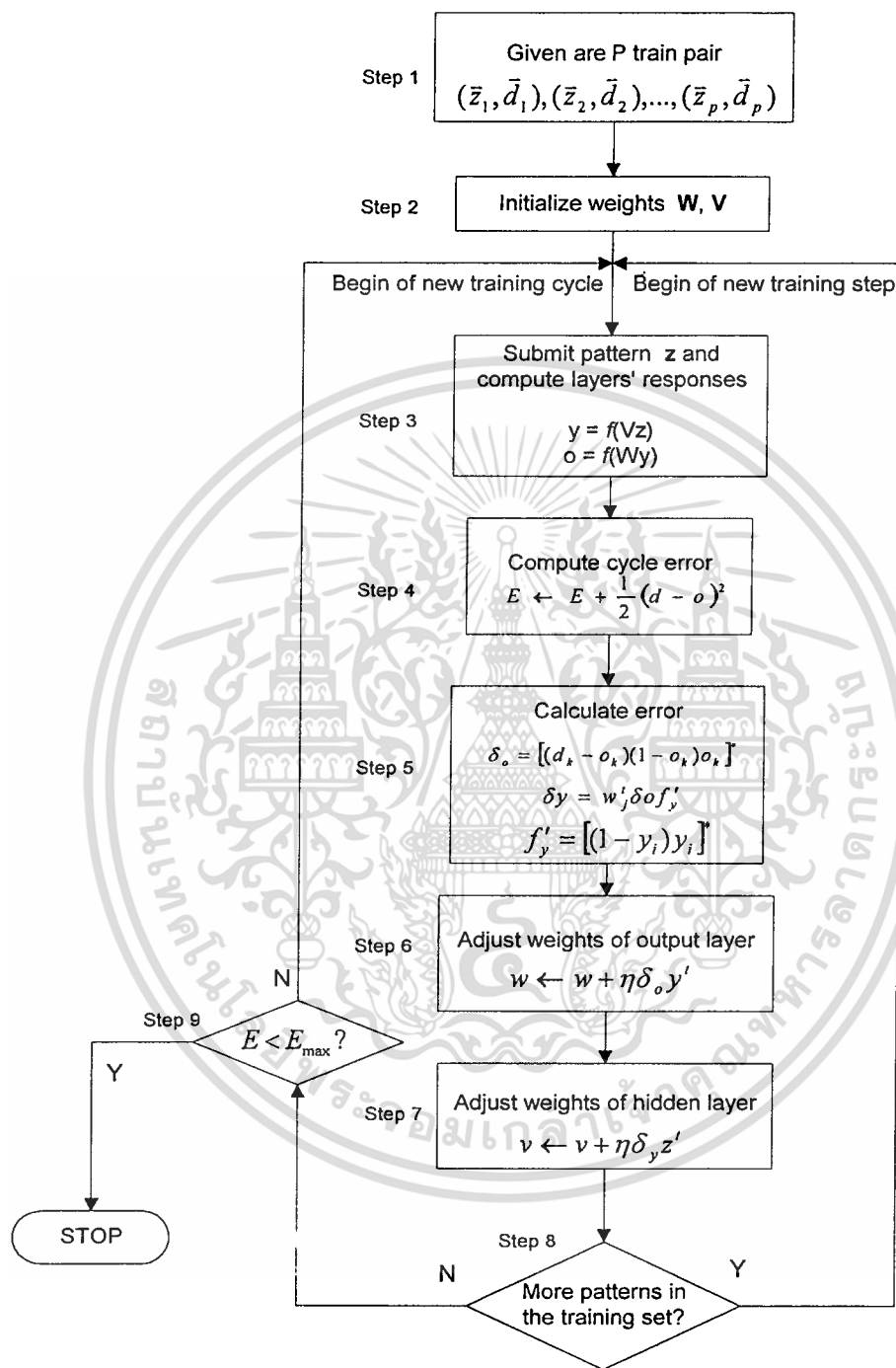
เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า  
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

8. กลับไปทำขั้นตอนที่ 3 ถ้ายังมีข้อมูลที่ใช้ในการสอนอยู่ (จำนวนคู่ของข้อมูลนำเข้า (input) และ เอาท์พุทที่ต้องการ (desire Output) < P คู่) ถ้าไม่มีไปทำขั้นตอนต่อไป
9. ตรวจสอบค่า Error ในการสอนที่เกิดขึ้น ถ้ามีค่าน้อยกว่าที่กำหนดก็จะหยุดการสอน แต่ถ้าไม่ใช่กลับไปทำขั้นตอนที่ 3



เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า  
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้





\*if  $f(\text{net})$  given by Bipolar binary activation function is used in Step 2, then in Step 4 use

$$\delta_o = \frac{1}{2} [(d_k - o_k)(1 - o_k^2)]$$

$$f'_y = \frac{1}{2} [(1 - y_i^2)]$$

### รูปที่ 2.8 Back-propagation Training Algorithm

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า

ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

## บทที่ 3

### การประยุกต์ใช้ดาต้าไมนิ่งเพื่อการออกแบบและพัฒนาระบบงาน

ในการนำดาต้าไมนิ่งมาประยุกต์ใช้ในโรงงาน มีขั้นตอนดังต่อไปนี้

#### 3.1. กำหนดวัตถุประสงค์

การนำดาต้าไมนิ่งมาประยุกต์ใช้ก็เพื่อพัฒนาระบบงานที่สามารถทำการพยากรณ์กลุ่มบริการเสริมที่เหมาะสมให้กับลูกค้า เนื่องจากความต้องการขององค์กรในการที่หาวิธีที่จะจัดชุดบริการเสริมที่เหมาะสมให้กับลูกค้าแต่ละราย

#### 3.2. จัดเตรียมข้อมูล

ในการจัดเตรียมข้อมูลประกอบด้วย 3 ขั้นตอน คือ

##### 3.2.1. คัดเลือกข้อมูล

ทำการคัดเลือกเฉพาะข้อมูลลูกค้าที่เปิดใช้บริการในปี พ.ศ. 2543 โดยนำข้อมูลจากฐานข้อมูลระบบการคิดค่าบริการ (Billing System) ทั้งหมดตั้งแต่เปิดบริษัท และคัดเลือกเฉพาะคุณลักษณะที่เกี่ยวข้องกับข้อมูลลูกค้า คือ

- รหัสลูกค้า
- หมายเลขเพจเจอร์
- รหัสรุ่นของเครื่องที่ใช้
- วันที่เปิดใช้บริการเสริม
- วัน/เดือน/ปี เกิดของลูกค้า
- เพศ
- การศึกษา
- รายได้
- ที่อยู่ ประกอบด้วยรหัสจังหวัด, รหัสอำเภอ และรหัสตำบล
- รหัสบริการที่ลูกค้าแต่ละรายใช้ โดยบริการเสริมของบริษัทมีทั้งสิ้น 13 รายการ ดังตารางที่ 3.1

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

รหัส	รายละเอียด
491809	บริการเชื่อมโยงมือถือ
491820	บริการ VOICE MAIL
491821	บริการ MEET ME
491822	บริการดูดวงประจำวัน
491823	บริการฝากข้อความ
491824	บริการข่าว 100 ช่อง
491826	บริการโชว์เบอร์โทรศัพท์เรียกเข้า
491827	บริการ INFO ON DEMND
491828	บริการกดหมายเลขวิทยุติดตามตัวผ่านโทรศัพท์
491829	บริการข่าวสาร
491830	บริการตู้เพลงผ่านวิทยุติดตามตัว
491831	บริการเลขส่วนตัว
491833	บริการ E-mail Alert

### ตารางที่ 3.1 รายการบริการเสริม

#### 3.2.2. ตรวจสอบข้อมูล

จากข้อมูลลูกค้าที่ได้คัดเลือกมามีลูกค้าเปิดใช้บริการในช่วงปี 2543 ประมาณ 40,000 ราย และลูกค้าแต่ละรายสามารถมีหมายเลขเพจเจอร์ได้มากกว่า 1 หมายเลข ได้ทำการพิจารณาแต่ละคุณลักษณะที่เกี่ยวข้องกับข้อมูลลูกค้า ดังนี้

- การศึกษา หลังจากตรวจสอบข้อมูลแล้ว มีการป้อนข้อมูลแค่ 30% ของข้อมูลทั้งหมด และ 50 % ของข้อมูลที่ป้อนมีค่าเท่ากับ 1 คือไม่ระบุนการศึกษา จึงได้ตัดข้อมูลส่วนนี้ทิ้งไม่นำมาพิจารณา
- รายได้ ข้อมูลรายได้มีค่าตั้งแต่ 5 – 250,000 บาท รายการที่มีข้อมูลมีแค่ 6% ของข้อมูลทั้งหมด จึงได้ตัดข้อมูลส่วนนี้ทิ้งไม่นำมาพิจารณาเช่นกัน
- อายุ พิจารณาเฉพาะอายุในช่วง 11 – 70 ปี นอกนั้นตัดทิ้งทั้งรายการ เนื่องจากข้อมูลอายุที่ไม่อยู่ในช่วงนี้มีสัดส่วนที่น้อยเมื่อเทียบกับข้อมูลทั้งหมด และยังมี

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับกรใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า

ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

โอกาสที่จะเป็นข้อมูลที่ผิดพลาดสูงด้วย เช่น เป็นค่าติดลบ หรืออายุที่มากกว่า 100 ปี

- สำหรับข้อมูลในฟิลด์อื่นๆ ที่มีข้อมูลไม่ครบ ก็ได้ทำการตัดรายการนั้นๆ ทิ้งไปทั้งรายการ ซึ่งทำให้เหลือข้อมูลที่ครบถ้วนสมบูรณ์ 24,945 รายการ
- รหัสบริการที่ถูกค่าใช้ ใน 1 หมายเลขเพจเจอร์ จะมีบริการเสริมได้มากกว่า 1 รายการ จึงได้ทำการจัดบริการเสริมเป็นชุดจากข้อมูลที่ถูกค่าใช้จริง จากข้อมูลก่อนตัดรายการที่ไม่สมบูรณ์ออก ซึ่งมีทั้งสิ้นประมาณ 40,000 รายการ ได้จำนวนชุดที่แตกต่างกัน 30 ชุด แต่หลังจากตัดข้อมูลที่ไม่สมบูรณ์ออกแล้ว เหลือจำนวนชุดบริการเสริม 25 ชุด แต่ชุดมีลูกค่าใช้บริการในจำนวนที่แตกต่างกันไป สำหรับชุดที่มีลูกค่าใช้เป็นจำนวนมากกว่าชุดอื่นๆ มีเพียง 3 ชุดเท่านั้น คือ

ชุดที่ 1 ประกอบด้วย บริการข่าว 100 ช่อง ลูกค่าใช้บริการ จำนวนทั้งสิ้น 7,425 รายการ

ชุดที่ 2 ประกอบด้วย บริการข่าว 100 ช่องและบริการโซว์เบอร์โทรศัพท์เรียกเข้า จำนวนทั้งสิ้น 13,851 รายการ

ชุดที่ 3 ประกอบด้วย บริการข่าว, บริการโซว์เบอร์โทรศัพท์เรียกเข้า และบริการ E-mail Alert จำนวนทั้งสิ้น 780 รายการ

ส่วนข้อมูลบริการเสริมชุดอื่นๆ ซึ่งมีลูกค่าใช้บริการกระจัดกระจายในจำนวนไม่มากนัก จะไม่นำมาพิจารณา

### 3.2.3. ปรับเปลี่ยนรูปแบบของข้อมูล

พิจารณาแต่ละรายการซึ่งก็คือ 1 หมายเลขเพจเจอร์แล้วทำการปรับเปลี่ยนค่า ดังนี้

- ข้อมูลรหัสรุ่นของเครื่องที่ใช้ แต่ละรหัสจะแยกตามยี่ห้อ, รุ่น และสี ได้ทำการแปลงค่าจากรหัสรุ่นที่มีอยู่ทั้งหมดเป็นตัวเลขตามลำดับ เช่น 'C01' แปลงเป็น 1, 'C02' แปลงเป็น 2 เป็นต้น มีทั้งสิ้น 37 รุ่น
- วันที่เปิดใช้บริการเสริม นำเฉพาะค่าเดือนที่เปิดใช้บริการมาใช้
- วัน/เดือน/ปี เกิดของลูกค่า นำมาคำนวณอายุลูกค่า
- เพศ จากข้อมูล 'M' หมายถึง เพศชาย และ 'F' หมายถึง เพศหญิง ทำการแปลงค่า 'M' เป็น 1 และ 'F' เป็น 2
- ที่อยู่ ประกอบด้วยรหัสจังหวัด, รหัสอำเภอ และรหัสตำบล อย่างละ 2 หลัก

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนลิขสิทธิ์ไว้เพื่อใช้ในการดำเนินงานของกรมส่งเสริมการค้าระหว่างประเทศ กระทรวงพาณิชย์ หากมีข้อสงสัยหรือต้องการข้อมูลเพิ่มเติม กรุณาติดต่อเจ้าหน้าที่ที่เกี่ยวข้อง  
แม้ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้คัดลอกเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

สำหรับข้อมูลนำเข้าทั้ง 5 คอลัมน์นั้น เมื่อได้ทำการปรับเปลี่ยนเป็นค่าตัวเลขแล้ว จึงทำการปรับลดสัดส่วนของข้อมูลให้อยู่ในช่วง 0 ถึง 1 เนื่องจากข้อจำกัดของฟังก์ชัน กระตุ้นซิกมอยด์ฟังก์ชัน โดยการนำค่าสูงสุดในแต่ละฟิลด์มาหารทั้งคอลัมน์ ส่วนค่าเป้าหมาย คือชุดบริการเสริมทั้งสามชุด ทำการแปลงค่าชุดบริการเสริม โดยการแยกคอลัมน์เป้าหมายเป็น 3 คอลัมน์ แล้วพิจารณาแต่ละรายการ โดยรายการใดที่มีค่าชุดบริการเสริมเป็นชุดที่ 1 ค่าเป้าหมายคอลัมน์แรกมีค่าเป็น 1 ส่วนคอลัมน์อื่นๆมีค่าเป็น 0 เช่นเดียวกับรายการที่มีค่าชุดบริการเสริมเป็นชุดที่ 2 และ 3 ค่าเป้าหมายในคอลัมน์ที่ 2 และ 3 มีค่าเป็น 1 ส่วนคอลัมน์อื่นมีค่าเป็น 0 ตามลำดับ

จากนั้นสุ่มเลือกรายการมา 1050 รายการ แบ่งเป็นข้อมูลสำหรับการสอน 750 รายการ และข้อมูลสำหรับการทดสอบ 300 รายการ

### 3.3. การนำข้อมูลมาทำดาต้าไมนิง

เมื่อได้ทำการจัดเตรียมข้อมูลเรียบร้อยแล้ว ก็เป็นขั้นตอนการทำดาต้าไมนิง ซึ่งวิธีการที่ใช้สำหรับการพยากรณ์ชุดบริการเสริม คือ การสร้างแบบจำลองพยากรณ์ (Predictive Modeling) โดยเป็นการพยากรณ์กลุ่มของข้อมูล (Classification) โดยใช้อัลกอริทึมการแพร่ย้อนกลับ (Back-propagation Algorithm) ซึ่งเป็นอัลกอริทึมหนึ่งสำหรับสร้างแบบจำลองพยากรณ์โดยใช้โครงข่ายประสาทเทียม (Neural Network) และใช้ฟังก์ชันกระตุ้นซิกมอยด์ฟังก์ชัน (Sigmoid Function) แบบ Unipolar Binary Activation Function ซึ่งค่าที่ผ่านฟังก์ชันจะถูกแปลงให้อยู่ในช่วง 0 - 1 แบ่งการทำงานในขั้นตอนนี้ออกเป็น 2 ส่วน คือ

#### 3.3.1. การพัฒนาระบบงานเพื่อสร้างแบบจำลองพยากรณ์

สำหรับเครื่องมือที่ใช้ในการพัฒนาระบบงานเพื่อสร้างแบบจำลองพยากรณ์ในโครงการฉบับนี้ ได้เลือกใช้โปรแกรมวิชวลเบสิก เวอร์ชัน 6 (Visual Basic Version 6) ในการเขียนโปรแกรม โดยระบบงานที่ได้พัฒนาแบ่งออกเป็น 4 ส่วน คือ

##### 3.3.1.1. ส่วนการสร้างแบบจำลองพยากรณ์

##### 3.3.1.2. ส่วนการพยากรณ์บริการเสริมให้ลูกค้า (Prediction)

##### 3.3.1.3. การตั้งค่าให้กับโครงข่ายประสาทเทียม (Neural Network setup)

##### 3.3.1.4. การตั้งค่าสำหรับเลือกข้อมูลนำเข้าและค่าเป้าหมายหรือผลลัพธ์ที่ต้องการ

(Input and output setup)

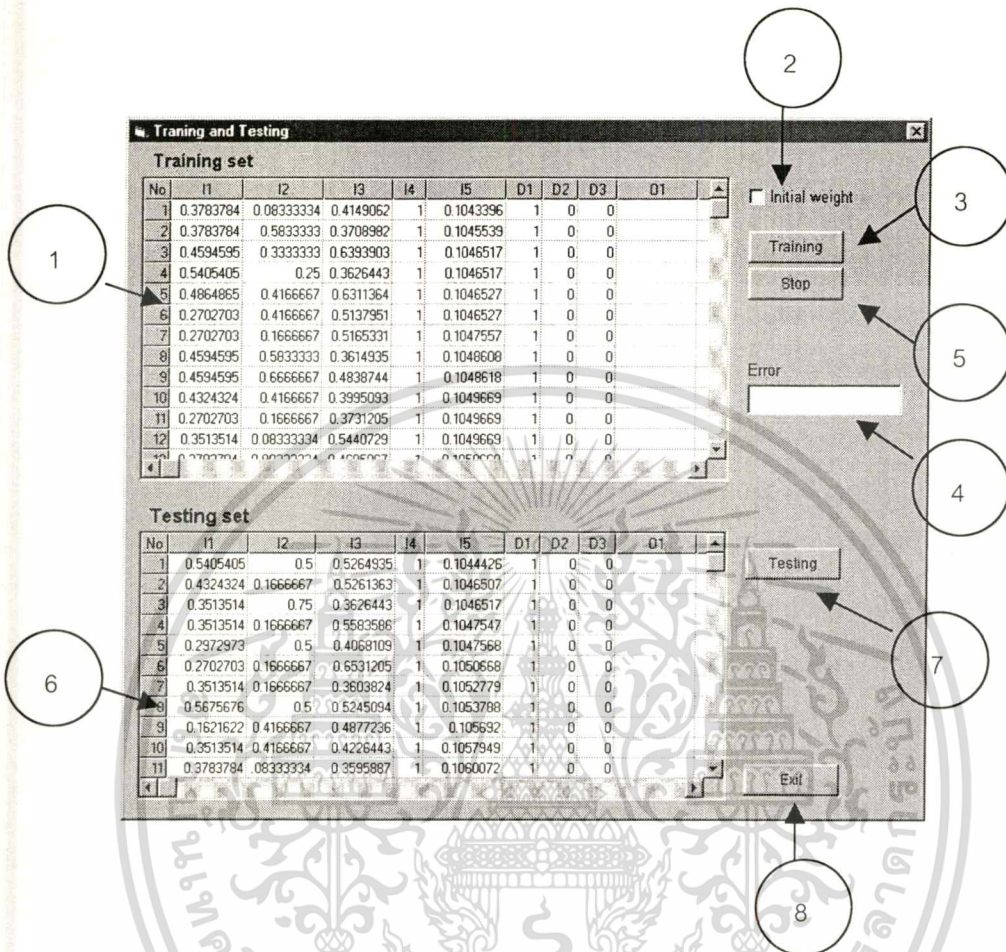
เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

### 3.3.1.1. ส่วนการสร้างแบบจำลองพยากรณ์

สำหรับการสร้างแบบจำลองพยากรณ์โดยการประยุกต์ใช้โครงข่ายประสาทเทียม(Neural Network) นี้ จะใช้อัลกอริทึมแบบการแพร่ย้อนกลับ (Back-propagation Algorithm) โดยในหน้าจอสำหรับสร้างแบบจำลองพยากรณ์จะมีฟังก์ชันการทำงาน 2 ส่วน คือ การสอนโครงข่ายให้เรียนรู้จากข้อมูลชุดฝึกสอน (Training set) และการทดสอบความถูกต้องในการทำนายผลลัพธ์ของโครงข่ายด้วยข้อมูลชุดทดสอบ (Testing set) โดยโปรแกรมจะทำการอ่านข้อมูลทั้ง 2 ชุดจากไฟล์ข้อความ (Text file) ซึ่งได้มีการจัดเตรียมไว้ก่อน ซึ่งรายละเอียดหน้าจอ มีดังนี้

1. ตารางข้อมูลฝึกสอนโครงข่าย (Training set) ซึ่งจะประกอบไปด้วยข้อมูลนำเข้า(Input), และค่าเป้าหมายหรือผลลัพธ์ที่ต้องการ (Desired output) ซึ่งจากหน้าจอในตารางของชุดข้อมูล ค่าข้อมูลนำเข้าจะอยู่ในคอลัมน์ I1 – I5 และค่าเป้าหมาย จะอยู่ในคอลัมน์ D1 – D3 ส่วนคอลัมน์ O1 – O3 จะเป็นค่าผลลัพธ์ที่โครงข่ายคำนวณให้
2. การกำหนดค่าถ่วงน้ำหนักเบื้องต้น (Initial weight) เลือกเมื่อต้องการให้โปรแกรมทำการสุ่มค่าถ่วงน้ำหนักใหม่
3. ปุ่มสำหรับสอนโครงข่าย (Training button) โปรแกรมจะทำการอ่านชุดข้อมูลฝึกสอนโครงข่ายที่ละรายการ แล้วคำนวณค่าต่างตามอัลกอริทึม จากนั้นจะแสดงผลลัพธ์ในตารางของชุดข้อมูลฝึกสอนต่อไป
4. ค่าความผิดพลาด (Error) แสดงค่าผลรวมของความผิดพลาดในแต่ละรอบของการฝึกสอน
5. ปุ่มสำหรับหยุดการสอน (Stop button) กดปุ่มนี้เมื่อต้องการหยุดสอน โปรแกรมจะทำการเก็บค่าถ่วงน้ำหนักไว้ในเท็กซ์ไฟล์ เพื่อนำไปใช้ในการทำนายต่อไป
6. ตารางข้อมูลทดสอบโครงข่าย (Testing set) เช่นเดียวกับตารางข้อมูลฝึกสอน คือ จะแสดงค่าข้อมูลนำเข้า(Input), และค่าเป้าหมายหรือผลลัพธ์ที่ต้องการ ส่วนค่าผลลัพธ์ที่โครงข่ายคำนวณจะแสดงเมื่อทำการคำนวณเสร็จแล้ว
7. ปุ่มสำหรับทดสอบค่าโครงข่าย โปรแกรมจะทำการอ่านข้อมูลชุดทดสอบที่ละรายการ แล้วคำนวณค่าผลลัพธ์เพื่อนำไปแสดงในตารางต่อไป

เอกสารนี้เป็นเอกสารสงวนลิขสิทธิ์ของมหาวิทยาลัยเทคโนโลยีพระจอมเกล้าธนบุรี ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้



รูปที่ 3.1 หน้าจอสำหรับการสอนและทดสอบแบบจำลองโครงข่ายประสาทเทียม

### 3.3.1.2. ส่วนการพยากรณ์บริการเสริมให้ลูกค้า (Prediction)

หน้าจอนี้ใช้สำหรับทำนายกลุ่มบริการให้ลูกค้า โดยใช้แบบจำลองโครงข่ายประสาทเทียมที่ได้ทำการฝึกสอนและทดสอบโครงข่ายจนได้ค่าความผิดพลาดอยู่ในช่วงที่ยอมรับได้แล้ว ข้อมูลที่ป้อนต้องเป็นข้อมูลประเภทเดียวกับที่ใช้ในการฝึกสอนและทดสอบโครงข่าย คือ

- ข้อมูลรหัสรุ่นของเครื่องที่ใช้
- วันที่เปิดใช้บริการเสริม
- วัน/เดือน/ปี เกิดของลูกค้า
- เพศ
- ที่อยู่

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

โปรแกรมจะทำการอ่านข้อมูลแล้วจะทำการแปลงให้อยู่ในรูปแบบที่เหมาะสมกับอัลกอริทึม จากนั้นจึงจะพยากรณ์กลุ่มบริการเสริมให้กับลูกค้ารายนี้ต่อไป

รูปที่ 3.2 หน้าจอสำหรับการพยากรณ์บริการเสริมให้ลูกค้า

### 3.3.1.3. การตั้งค่าให้กับโครงข่ายประสาทเทียม (Neural Network setup)

เป็นการตั้งค่าที่จำเป็นสำหรับโครงข่าย ดังนี้

- จำนวนฟิลด์ข้อมูลนำเข้า (Input layer node)
- จำนวนกลุ่มเป้าหมายหรือกลุ่มผลลัพธ์ที่ต้องการ (Output layer node)
- จำนวนชั้นของชั้นซ่อน (Hidden layer) มีได้ไม่เกิน 3 ชั้น
- จำนวนโหนดของชั้นซ่อนชั้นที่ 1,2 และ 3 ตามลำดับ
- อัตราการเรียนรู้ (Learning rate) มักกำหนดเป็นค่าน้อยๆ เช่น 0.1, 0.01 เป็นต้น
- จำนวนรายการข้อมูลชุดฝึกสอน (Training set record)
- จำนวนรายการข้อมูลชุดทดสอบ (Testing set record)

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

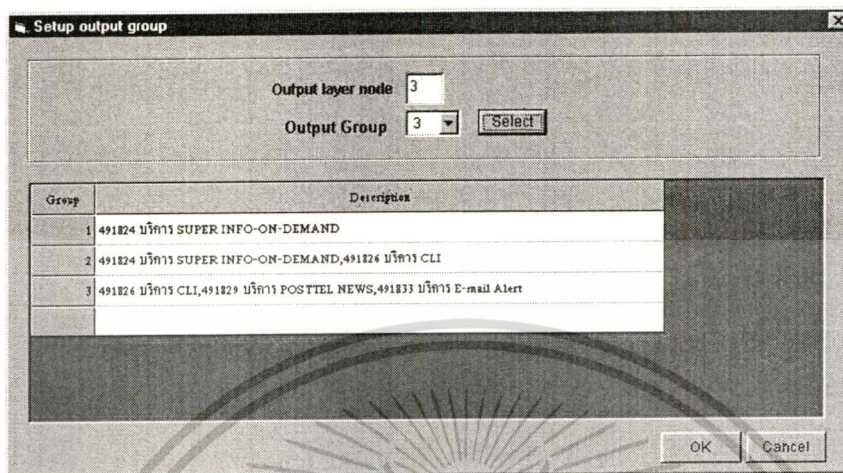


รูปที่ 3.3 หน้าจอสำหรับการตั้งค่าให้กับโครงข่ายประสาทเทียม

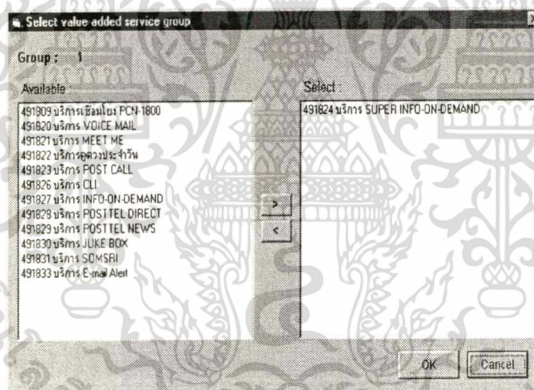
#### 3.3.1.4. การตั้งค่าสำหรับเลือกข้อมูลนำเข้าและค่าเป้าหมายหรือผลลัพธ์ (Input and output setup)

ในกรณีที่ต้องการสร้างแบบจำลองการพยากรณ์บริการเสริมจากฐานข้อมูลจะสามารถทำได้โดยเลือกการตั้งค่าข้อมูลนำเข้าและกลุ่มเป้าหมาย ซึ่งจะสามารถเลือกฟิลด์ที่ต้องการใช้เป็นข้อมูลนำเข้า, จัดกลุ่มบริการเสริมซึ่งเป็นค่าเป้าหมาย และสามารถปรับเปลี่ยนข้อมูลได้ตามต้องการ โดยมีขั้นตอนการทำงานดังนี้

1. กำหนดจำนวนกลุ่มของบริการเสริมซึ่งจะนำไปใช้เป็นค่าเป้าหมายสำหรับโครงข่ายประสาทเทียม โดยจะสามารถกำหนดจำนวนชุดบริการเสริมและแสดงรายละเอียดบริการเสริมในแต่ละชุดได้จากหน้าจอในรูปที่ 3.4 และกำหนดบริการเสริมสำหรับแต่ละชุดหน้าจอ ดังรูป 3.5



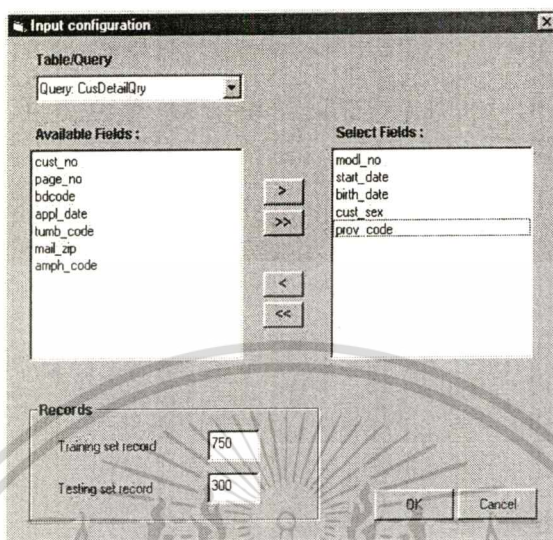
รูปที่ 3.4 หน้าจอสำหรับการกำหนดกลุ่มบริการเสริม



รูปที่ 3.5 หน้าจอสำหรับการเลือกบริการเสริมในแต่ละกลุ่ม

- เลือก Table หรือ Query ที่ต้องการกำหนดให้เป็นข้อมูลนำเข้าจากฐานข้อมูล จากนั้นทำการเลือกฟิลด์ที่ต้องการ กำหนดจำนวนรายการข้อมูลที่ต้องการให้เป็นข้อมูลชุดฝึกสอนและชุดทดสอบ

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้



รูปที่ 3.6 หน้าจอการกำหนดข้อมูลนำเข้า

3. เมื่อทำการจัดกลุ่มบริการเสริมแล้ว โปรแกรมจะทำการดึงข้อมูลจากฐานข้อมูลมาแสดง ดังรูปที่ 3.7 ซึ่งในขั้นตอนต่อไปคือ ต้องแปลงข้อมูลอยู่ในรูปแบบที่อัลกอริทึมต้องการ ซึ่งมีอยู่ 2 ขั้นตอน คือ
- แปลงค่าข้อมูลนำเข้าให้เป็นตัวเลขทั้งหมด ทำได้โดยเลือกฟิลด์ที่ต้องการจากรายงข้อมูล จากนั้นกดปุ่มแปลงข้อมูล (Translate button) ในกรณีข้อมูลในฟิลด์นั้นมีชนิดเป็นข้อความ จะปรากฏหน้าจอที่ 3.8 และถ้าเป็นวันที่ก็จะปรากฏหน้าจอที่ 3.9
  - แปลงข้อมูลให้อยู่ในช่วง 0 - 1 โดยนำค่าสูงสุดในแต่ละฟิลด์หรือค่าที่ผู้ใช้กำหนดมาหารทั้งคอลัมน์

No.	Page_no	modi_no	start_date	birth_date	cust_sex	prov_co
1	9051753	G12	06/17/00	02/22/58	M	
2	9086200	G16	06/17/00	08/02/79	F	
3	9090807	G17	06/08/00	08/05/72	M	
4	9102092	G16	06/13/00	08/03/80	F	
5	9109254	G02	07/01/00	08/14/75	M	
6	9110261	G17	06/08/00	07/26/50	F	
7	9110343	G15	06/08/00	01/14/76	F	
8	9110394	G04	06/14/00	09/11/82	M	
9	9110666	G04	06/11/00	09/11/66	F	
10	9110692	G04	06/06/00	08/01/82	F	
11	9110743	G04	06/20/00	03/20/79	F	
12	9111226	G12	06/09/00	08/13/74	F	

modi_no	start_date	birth_date	cust_sex	prov_code
0	0	0	0	0

รูปที่ 3.7 หน้าจอแสดงรายการข้อมูลที่เลือก

สำหรับการแปลงข้อมูลชนิดข้อความให้เป็นตัวเลขสามารถทำได้ 2 ทางเลือก คือ

1. โดยใช้ข้อมูลจากฐานข้อมูลโดยกำหนดชื่อตารางแล้วเลือกชื่อฟิลด์ต้นแบบและฟิลด์ค่าที่เป็นตัวเลขตามต้องการ
2. ป้อนข้อมูลจากหน้าจอเอง

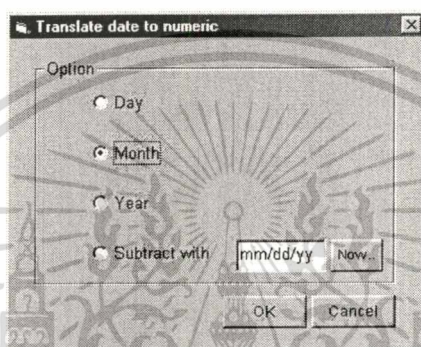
Modl_no	Type
C01	1
C02	2
C03	3
G01	4
G02	5
G03	6
G04	7
G05	8
G06	9
G07	10
G08	11
G09	12
G10	13

รูปที่ 3.8 หน้าจอการแปลงข้อความเป็นตัวเลข

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น เมื่ออนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

สำหรับการข้อมูลวันที่ให้เป็นตัวเลข มี 4 ฟังก์ชัน ที่สามารถทำได้ คือ คือ

- เลือกใช้เฉพาะวันที่
- เลือกใช้เฉพาะเดือน
- เลือกใช้เฉพาะปี
- คำนวณระยะเวลาจนถึงวันที่ที่ต้องการ โดยคำนวณออกมาเป็นปี



รูปที่ 3.9 หน้าจอการแปลงวันที่เป็นตัวเลข

3.3.1.1. เมื่อเลือกข้อมูลและทำการแปลงข้อมูลแล้ว โปรแกรมจะทำการบันทึกข้อมูลลงเพิ่มข้อมูลแบบข้อความ (Text file) โดยแยกออกเป็น 2 แฟ้ม คือ เพิ่มข้อมูลสำหรับฝึกสอนโครงข่าย ชื่อ *Train.txt* และเพิ่มข้อมูลสำหรับทดสอบโครงข่าย ชื่อ *Test.txt*

### 3.3.2. การฝึกสอนและทดสอบแบบจำลองพยากรณ์

นำข้อมูลที่ได้คัดเลือกในขั้นตอน 3.2 มาใช้ในการฝึกสอนและทดสอบโครงข่าย โดยกำหนดจำนวนโหนดต่างๆ ดังนี้

- จำนวนโหนดข้อมูลนำเข้า (Input layer) เท่ากับ 5 โหนด ซึ่งก็คือ
  - ข้อมูลรหัสรุ่นของเครื่องที่ใช้
  - เดือนที่เปิดใช้บริการเสริม
  - อายุลูกค้า
  - เพศ
  - ที่อยู่ ประกอบด้วยรหัสจังหวัด, รหัสอำเภอ และรหัสตำบล

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- จำนวนชั้นซ่อน (Hidden Layer) 2 ชั้น โดยชั้นที่ 1 มีจำนวนโหนดเท่ากับ 4 โหนด และชั้นที่ 2 มีจำนวนโหนดเท่ากับ 5 โหนด
- จำนวนโหนดค่าเป้าหมาย (Output layer) เท่ากับ 3 โหนด คือ ชุดบริการเสริมชุดที่ 1, 2 และ 3 ตามลำดับ

ทำการฝึกสอนโครงข่ายด้วยข้อมูลชุดฝึกสอน จนกระทั่งได้ค่าความผิดพลาดมีค่าคงที่เท่ากับ 2.5629 จึงได้หยุดทำการสอนโครงข่าย จากนั้นทำการทดสอบโครงข่ายโดยใช้ข้อมูลทดสอบต่อไป



เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า  
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

## บทที่ 4

### วิเคราะห์ผลการดำเนินการ

#### 4.1. ผลที่ได้จากการดำเนินการ

ผลจากการทดสอบโครงข่ายโดยใช้ข้อมูลชุดทดสอบจำนวน 300 รายการ ประกอบด้วยรายการที่เป็นชุดบริการเสริมชุดที่ 1, 2 และ 3 อย่างละ 100 รายการ โดยมีตัวอย่างของชุดข้อมูลที่ใช้ทดสอบและผลลัพธ์ที่โครงข่ายคำนวณดังแสดงในตาราง 4.1 ซึ่งมีรายละเอียดแต่ละคอลัมน์ ดังนี้

- I1 – I5 คือค่าข้อมูลนำเข้า
- D1 – D3 คือค่าเป้าหมาย โดย D1 มีค่าเป็น 1 กรณีเป็นบริการเสริมชุดที่ 1  
D2 มีค่าเป็น 1 กรณีเป็นบริการเสริมชุดที่ 2  
D3 มีค่าเป็น 1 กรณีเป็นบริการเสริมชุดที่ 3
- O1 – O3 คือผลลัพธ์ที่โครงข่ายคำนวณให้

ปรากฏว่าผลลัพธ์ที่โครงข่ายทำนายค่าชุดบริการเสริมมาให้นั้น มีค่าใกล้เคียงกับค่าที่เป็นผลลัพธ์ที่แท้จริงมาก โดยพิจารณาที่คอลัมน์ O1 – O2 และตัดสินใจว่ารายการใดเป็นบริการเสริมชุดใดจากคอลัมน์ที่มีค่ามากที่สุด มีรายการที่ถูกต้องทั้งสิ้น 293 รายการ แบ่งเป็น

- รายการที่เป็นบริการเสริมชุดที่ 1 จำนวน 94 รายการ
- รายการที่เป็นบริการเสริมชุดที่ 2 จำนวน 98 รายการ
- รายการที่เป็นบริการเสริมชุดที่ 3 จำนวน 100 รายการ

และรายการที่โครงข่ายทำนายค่าเป้าหมายผิดจำนวนทั้งสิ้น 7 รายการ โดย

- รายการที่เป็นชุดบริการเสริมชุดที่ 1 ทำนายเป็น บริการเสริมชุดที่ 2 จำนวน 6 รายการ
- รายการที่เป็นชุดบริการเสริมชุดที่ 2 ทำนายเป็น บริการเสริมชุดที่ 3 จำนวน 2 รายการ

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า  
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

I1	I2	I3	I4	I5	D1	D2	D3	O1	O2	O3
0.3783784	0.1666667	0.4126443	1	0.8747523	1	0	0	0.999989	0.000004	0.000000
0.3783784	0.08333334	0.3505808	1	0.8749593	1	0	0	0.091683	0.934195	0.000000
0.3243243	0.08333334	0.4732792	1	0.9365548	1	0	0	0.999997	0.000001	0.000000
0.3243243	0.1666667	0.5928427	1	0.9373746	1	0	0	0.999998	0.000001	0.000000
0.4594595	0.25	0.4240332	1	0.9373746	1	0	0	0.999994	0.000002	0.000000
0.4594595	0.4166667	0.5986363	1	0.9987496	1	0	0	0.999998	0.000001	0.000000
0.05405406	0.4166667	0.3781205	1	0.9997909	1	0	0	0.999095	0.000403	0.000000
0.3513514	0.1666667	0.2776442	0.5	0.1044437	0	1	0	0.000032	0.999672	0.000000
0.3783784	0.4166667	0.3438346	1	0.1046517	0	1	0	0.006298	0.993922	0.000000
0.2702703	0.5	0.3204616	1	0.1046527	0	1	0	0.000000	0.998749	0.000218
0.2972973	0.1666667	0.3109378	1	0.1049669	0	1	0	0.000000	0.583959	0.405039
0.5675676	0.5	0.2319696	0.5	0.1051708	0	1	0	0.000000	0.008754	0.987375
0.5405405	0.5	0.3214537	1	0.1053799	0	1	0	0.000000	0.997708	0.000342
0.3513514	0.25	0.3428029	1	0.105692	0	1	0	0.003669	0.996263	0.000000
0.5135135	0.4166667	0.225939	0.5	0.7699997	0	0	1	0.000000	0.001887	0.999125
0.2702703	0.5833333	0.2245898	0.5	0.8331431	0	0	1	0.000000	0.000643	0.999745
0.02702703	0.5	0.2213755	0.5	0.8331442	0	0	1	0.000000	0.000042	0.999988
0.2972973	0.25	0.2198676	0.5	0.8343925	0	0	1	0.000000	0.000018	0.999995
0.4864865	0.4166667	0.2279628	0.5	0.8753765	0	0	1	0.000000	0.004080	0.998283
0.4054054	0.25	0.2245501	0.5	0.9372727	0	0	1	0.000000	0.000187	0.999945
0.5405405	0.5	0.2212168	0.5	0.9373777	0	0	1	0.000000	0.000067	0.999974

ตารางที่ 4.1 ตัวอย่างชุดข้อมูลทดสอบและผลลัพธ์ที่โครงข่ายคำนวณให้

#### 4.2. การวัดความถูกต้องของแบบจำลอง

จากผลการทดสอบข้างต้น สามารถวัดความถูกต้องของแบบจำลองการจัดหมวดหมู่สำหรับการทำนายข้อมูลในแต่ละกลุ่ม โดยมีสูตรการคำนวณค่าความถูกต้องในการทำนาย ดังนี้

$$Precision_i = \frac{t\_rec_i}{rec_i}$$

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า  
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้



โดย Precision<sub>i</sub> คือ ค่าความถูกต้องของกลุ่มที่ i  
 t\_rec<sub>i</sub> คือ จำนวนรายการที่ทายถูกว่าเป็นกลุ่ม i  
 rec<sub>i</sub> คือ จำนวนรายการทั้งหมดของกลุ่ม i ที่ใช้ทดสอบ

- รายการที่เป็นบริการเสริมชุดที่ 1 จำนวน 94 รายการ

$$G1 = \frac{94}{100}$$

$$= 0.94$$

โดย G1 ค่าความถูกต้องในการทำนายว่าเป็นค่าชุดบริการเสริมชุดที่ 1

- รายการที่เป็นบริการเสริมชุดที่ 2 จำนวน 98 รายการ

$$G2 = \frac{98}{100}$$

$$= 0.98$$

โดย G2 ค่าความถูกต้องในการทำนายว่าเป็นค่าชุดบริการเสริมชุดที่ 2

- รายการที่เป็นบริการเสริมชุดที่ 3 จำนวน 100 รายการ

$$G3 = \frac{100}{100}$$

$$= 1$$

โดย G3 ค่าความถูกต้องในการทำนายว่าเป็นค่าชุดบริการเสริมชุดที่ 3

สำหรับค่าความถูกต้องโดยรวมของแบบจำลองในการทำนายกลุ่มหาได้จาก

$$Accuracy = \sum_{i=1}^n \left( Precision_i \frac{rec_i}{total\_rec} \right)$$

โดย Accuracy คือ ค่าความถูกต้องในการทำนายค่าของแบบจำลอง

Precision<sub>i</sub> คือ ค่าความถูกต้องของกลุ่มที่ i

rec<sub>i</sub> คือ จำนวนรายการที่ทายถูกว่าเป็นกลุ่ม i

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น เมื่ออนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า  
 ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

total\_rec คือ จำนวนรายการทั้งหมดที่ใช้ทดสอบ

$$Accuracy = 0.94 \left( \frac{100}{300} \right) + 0.98 \left( \frac{100}{300} \right) + 1 \left( \frac{100}{300} \right)$$

$$Accuracy\ rate = 97.33\ \%$$

สรุปรายการที่โครงข่ายสามารถทำนายผลได้ถูกต้องคิดเป็น 97.33 เปอร์เซ็นต์ของข้อมูลทั้งหมด เมื่อพิจารณาแล้วเห็นว่าแบบจำลองนี้สามารถพยากรณ์ชุดบริการเสริมให้กับลูกค้าได้ใกล้เคียงกับชุดบริการเสริมที่ลูกค้าใช้อยู่จริงมาก จึงได้นำแบบจำลองนี้ไปใช้ในการพยากรณ์สำหรับลูกค้าแต่ละราย โดยต้องทำการป้อนข้อมูลนำเข้าชนิดเดียวกับข้อมูลนำเข้าในแบบจำลอง ซึ่งประกอบด้วย รุ่นเพจเจอร์ที่ใช้, วันที่เริ่มใช้บริการเสริม, วันเดือนปีเกิด และที่อยู่ เพื่อใช้ในการพยากรณ์ต่อไป ดังได้กล่าวมาแล้ว ในบทที่ 3 หัวข้อที่ 3.3.1.2. การพยากรณ์บริการเสริมให้ลูกค้า (Prediction)

#### 4.3. ข้อดีและข้อเสียที่เกิดขึ้นจากการนำเทคนิคโครงข่ายประสาทเทียมมาใช้ในการพยากรณ์

การนำเทคนิคโครงข่ายประสาทเทียม (Neural Network) มาใช้ในการพยากรณ์ชุดบริการเสริมให้กับลูกค้า นั้น เป็นวิธีหนึ่งซึ่งบริษัทสามารถนำไปใช้ในการประเมินความต้องการของลูกค้า เพื่อเป็นแนวทางในการจัดทำรายการส่งเสริมการขายได้ ซึ่งจากการทำงานจริงพบข้อดีและข้อเสียของโครงข่ายประสาทเทียม ดังนี้

##### ข้อดี

1. มีความสามารถในการเรียนรู้ สามารถพยากรณ์ข้อมูลได้อย่างถูกต้อง
2. มีความยืดหยุ่นในการใช้งาน สามารถปรับแต่งจำนวนชั้นซ่อน, จำนวนโหนดในชั้นซ่อน และค่าอัตราการเรียนรู้ เพื่อให้เหมาะสมกับรูปแบบของปัญหา

##### ข้อเสีย

1. ต้องใช้เวลานานในการฝึกสอนโครงข่ายให้เรียนรู้
2. เมื่อทำการฝึกสอนโครงข่ายไประยะหนึ่ง มีโอกาสที่จะเกิดความถูกต้องกับข้อมูลฝึกสอน (Overfitting) เท่านั้น จึงต้องมีการทดสอบเครือข่ายกับชุดข้อมูลทดสอบเพื่อดูค่าความผิดพลาดที่ได้ด้วย ถ้าค่าความผิดพลาดที่ได้จากชุดทดสอบมีค่ามากกว่าค่าความผิดพลาดที่ได้

เอกสารนี้เป็นจากข้อมูลชุดสอนก็ต้องหยุดการสอนการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

3. ในการทำงานของ Neural Network เปรียบเสมือนกับกล่องดำ คือ ไม่มีคำอธิบายถึงผลลัพธ์ที่ได้



เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า  
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

## บทที่ 5

### สรุปและข้อเสนอแนะ

#### 5.1. สรุปผลการดำเนินงาน

สำหรับโครงการพัฒนาระบบฉบับนี้มีวัตถุประสงค์หลักเพื่อที่จะนำเสนอและประยุกต์ใช้ดาต้าไมนิ่งในธุรกิจ ซึ่งดาต้าไมนิ่งนั้นเป็นกระบวนการที่ใช้เพื่อค้นหาข้อมูลที่มีประโยชน์ออกจากฐานข้อมูล เพื่อนำมาช่วยในการตัดสินใจ ซึ่งวิธีการแก้ปัญหาด้วยดาต้าไมนิ่งนั้นมีอยู่ด้วยกันหลายรูปแบบขึ้นอยู่กับวัตถุประสงค์ของการทำงาน โดยในโครงการนี้ได้เสนอเทคนิคการสร้างแบบจำลองพยากรณ์ (Predictive Modeling) เพื่อทำนายชุดบริการเสริมให้กับลูกค้ารายใหม่จากข้อมูลลูกค้าของบริษัทที่มีอยู่ในระบบการคิดค่าบริการ (Billing System) โดยใช้อัลกอริทึมการแพร่ย้อนกลับ (Back-propagation Algorithm) ซึ่งเป็นอัลกอริทึมหนึ่งของโครงข่ายสมองเทียม (Neural Network) ที่มีการใช้งานกันอย่างกว้างขวาง อันเนื่องมาจากความมีประสิทธิภาพในการแก้ปัญหา, มีความยืดหยุ่นสูง และเข้าใจง่าย ซึ่งจากผลการศึกษาพบว่า โครงข่ายสามารถทำนายค่าผลลัพธ์ชุดบริการเสริมได้อย่างถูกต้องใกล้เคียงกับผลลัพธ์ที่แท้จริงมาก คือ รายการที่โครงข่ายสามารถทำนายได้ถูกต้องคิดเป็น 97.33 เปอร์เซ็นต์ ของข้อมูลที่ใช้ทดสอบ

#### 5.2. ข้อเสนอแนะ

1. สำหรับการพยากรณ์ชุดบริการเสริมในโครงการฉบับนี้เป็นการนำข้อมูลที่มีอยู่ในระบบมาฝึกสอนให้โครงข่ายประสาทเทียมได้เรียนรู้และทำการพยากรณ์นั้นจะสามารถทำนายได้เฉพาะชุดบริการเสริมที่บริษัทเคยจัดมาแล้วเท่านั้น เนื่องจากคุณสมบัติของโครงข่ายคือการเรียนรู้ข้อมูลในอดีตเพื่อนำมาใช้ในการแก้ปัญหาในปัจจุบัน ดังนั้นสำหรับบริการเสริมที่มีขึ้นใหม่ หรือชุดบริการเสริมที่บริษัทจะจัดขึ้นใหม่นั้น โครงข่ายจะไม่สามารถทำนายได้ ดังนั้นบริษัทอาจจะต้องทำการเก็บข้อมูลในส่วนนี้ไปสักระยะหนึ่งก่อนที่จะดึงข้อมูลมาใช้เพื่อฝึกสอนโครงข่ายต่อไป
2. อัลกอริทึมแบบการแพร่ย้อนกลับในโครงการฉบับนี้สามารถนำไปประยุกต์ใช้กับข้อมูลอื่นได้

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งยังมีให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

3. จากที่กล่าวมาแล้วข้างต้นว่าโครงการนี้มีวัตถุประสงค์หลักเพื่อที่จะนำเสนอและประยุกต์ใช้คำดำไมนิ่งในธุรกิจ โดยทำการสร้างแบบจำลองเพื่อทำนายชุดบริการเสริมให้กับลูกค้า ดังนั้นโครงการนี้สามารถใช้เป็นแนวทางในการประยุกต์ใช้คำดำไมนิ่งกับธุรกิจอื่นๆได้



เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า  
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

## บรรณานุกรม

Berry , J.M. and Linoff ,G. 1997. **Data Mining Techniques**. Canada : John Wiley & Sons.

Cabena , P. et. al. 1997. **Discovering Data Mining**. New Jersey : Prentice Hall.

Logical design consulting inc.,**THINKS and ThinksPro:Personal and Professional Neural**

**Network Software for Windows** , Website available:<[URL:www.sigma-research.com](http://www.sigma-research.com)>.

Mitchell, T.M. 1997. **Machine leaning**. McGraw-Hill.

Skapura, D.M. 1996. **Building Neural Networks**. New York : Addison-Wesley.

Weiss, S.M. and Indurkha, N. 1998. **Predictive data mining**. , San Francisco : Morgan Kaufmann.

Zirilli, S. Joseph. 1997. **Financial Prediction using Neural Networks**. London : International Thomson Computer Press.

Zurada, M. Jacek. 1992. **Artificial Neural Systems**. New York : West Publishing.

## ประวัติผู้เขียน

นางสาว กิ่งกาญจน์ เหลืองพุทธรัตน์ เกิดวันที่ 23 สิงหาคม พ.ศ. 2512 สำเร็จการศึกษาปริญญาบริหารธุรกิจบัณฑิต เกียรตินิยมอันดับหนึ่ง จากสาขาคอมพิวเตอร์ธุรกิจ คณะบริหารธุรกิจ มหาวิทยาลัยรังสิต ในปีการศึกษา 2534 และศึกษาต่อในระดับปริญญาโทบริหารธุรกิจ สาขาวิทยาการสารสนเทศ คณะเทคโนโลยีสารสนเทศ สถาบันเทคโนโลยีพระจอมเกล้าเจ้าคุณทหารลาดกระบัง ในปีการศึกษา 2542 ปัจจุบันทำงานในตำแหน่ง Senior Software Engineer ให้กับบริษัท Atos Origin (Thailand) Ltd.



เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า  
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้