

ห้องสมุดคณะเทคโนโลยีสารสนเทศ พระจอมเกล้าลาดกระบัง
ระบบพยากรณ์ราคาทองคำโดยใช้เทคนิคโครงข่ายประสาทเทียม

GOLD PRICE FORECASTING BY USING
NEURAL NETWORK

โดย

ทศพร ศักดิ์ศรีอมร

THOTSAPORN SAKSRIAMORN

อาจารย์ที่ปรึกษา

รศ.ดร. วรพจน์ กรีสู่ระเดช



H005964

ฉพ.
ท237ร
2551

เลขหมู่.....
เลขทะเบียน..... 05964
วัน,เดือน,ปี..... 3 ก.พ. 2551

b.12174374
i.....

รายงานนี้เป็นส่วนหนึ่งของวิชาโครงการพัฒนาระบบงาน

หลักสูตรวิทยาศาสตรมหาบัณฑิต สาขาวิชาเทคโนโลยีสารสนเทศ

คณะเทคโนโลยีสารสนเทศ

สถาบันเทคโนโลยีพระจอมเกล้าเจ้าคุณทหารลาดกระบัง

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ภาคเรียนที่ 2 ปีการศึกษา 2551
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

**GOLD PRICE FORECASTING BY USING
NEURAL NETWORK**



THOTSAPORN SAKSRIAMORN

**A SYSTEM DEVELOPMENT PROJECT
OF THE REQUIREMENT FOR THE DEGREE OF
MASTER OF SCIENCE PROGRAM IN INFORMATION TECHNOLOGY
FACULTY OF INFORMATION TECNOLGY
KING MONGKUT'S INSTITUTE OF TECHNOLOGY LADKRABANG**

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อ 2/ 2008 เท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้



COPYRIGHT 2009

FACULTY OF INFORMATION TECHNOLOGY

KING MONGKUT'S INSTITUTE OF TECHNOLOGY LADKRABANG

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น เมื่ออนุญาตให้เผยแพร่ไปยังกระดานข่าววิชาการ
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ใบรับรองโครงการพัฒนาระบบงาน (System Development Project)

เรื่อง

ระบบพยากรณ์ราคาทองคำโดยใช้เทคนิคโครงข่ายประสาทเทียม

GOLD PRICE FORECASTING BY USING NEURAL NETWORK

ทศพร ศักดิ์ศรีอมร

รหัสประจำตัว 49066534

ขอรับรองว่ารายงานฉบับนี้ข้าพเจ้าไม่ได้คัดลอกมาจากที่ใด
รายงานฉบับนี้ได้รับการตรวจสอบและอนุมัติให้เป็นส่วนหนึ่งของ
การศึกษาวិชาโครงการพัฒนาระบบ หลักสูตรวิทยาศาสตรมหาบัณฑิต (เทคโนโลยีสารสนเทศ)
ภาคเรียนที่ 2 ปีการศึกษา 2551

.....อาจารย์ที่ปรึกษา

(รศ.ดร. วรพจน์ กรีสระเดช)

.....กรรมการสอบ

(ผศ.ดร. ธนารัตน์ ชลิตาพงศ์)

.....กรรมการสอบ

(ผศ.ดร. พรฤดี เนติโสภาคกุล)

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

หัวข้อ ระบบการพยากรณ์ราคาทองคำ โดยใช้เทคนิคโครงข่ายประสาทเทียม
นักศึกษา นาย ทศพร ศักดิ์ศรีอมร
รหัสนักศึกษา 49066534
ปริญญา วิทยาศาสตรมหาบัณฑิต สาขาวิชาเทคโนโลยีสารสนเทศ
แขนงวิชา วิทยาการสารสนเทศ
ปีการศึกษา 2551
อาจารย์ที่ปรึกษา รศ.ดร. วรพจน์ กรีสुरเดช

บทคัดย่อ

การลงทุนในปัจจุบันมีอยู่หลากหลายวิธี การลงทุนเกี่ยวกับทองคำเป็นอีกหนึ่งวิธีที่เป็นที่นิยม โครงการนี้จะพัฒนาโปรแกรมที่ใช้สำหรับพยากรณ์ราคาทองคำในอนาคตด้วยรูปแบบโครงข่ายประสาทเทียม โดยใช้เทคนิคแบกพรอบพาเกชัน เพื่อให้ผู้ลงทุนสามารถทราบราคาคาดการณ์ในอนาคต และเป็นข้อมูลในการตัดสินใจที่จะทำการซื้อหรือขายทองคำ อีกทั้งช่วยลดความเสี่ยงในการลงทุนด้านทองคำ

Title Gold price forecasting by using neural network
Student Mr. Thotsaporn Saksriamorn
Student ID 49066534
Degree Master of Science in Information Technology
Programme Information Science
Academic Year 2008
Advisor Assoc. Prof. Dr. Worapoj Kreesuradaj

ABSTRACT

There are various ways in investment nowadays and golden investment is one of the most popular way for so long. Thus this project is developed for forecasting future golden price using neural network and Backpropagation method so the investors can be able to foresee the future golden price which can be used as information for decision making in order to minimize the risk of investment in golden trade.

กิตติกรรมประกาศ

โครงการนี้สามารถสำเร็จได้ด้วยดี จากคำแนะนำ และคำปรึกษา อาจารย์ที่ปรึกษาโครงการ
รศ.ดร. วรพจน์ กรีสุระเดช

ขอขอบคุณ คณาจารย์คณะเทคโนโลยีสารสนเทศทุกท่าน ที่ได้ให้ความรู้ต่างๆมากมาย
ขอขอบคุณ เพื่อนๆร่วมรุ่นที่คอยช่วยเหลือ และให้คำแนะนำต่างๆ ตลอดจนเพื่อนๆ ชาว
แอดวานซ์อินโฟร์เซอร์วิสทุกท่านที่ให้ความช่วยเหลือและสนับสนุนด้านการทำงานและการเรียน
สุดท้ายนี้ขอขอบคุณบิดา มารดา ที่สนับสนุนทุนการศึกษา และเป็นกำลังใจให้มาโดยตลอดมา



สารบัญ

	หน้า
บทคัดย่อภาษาไทย.....	I
บทคัดย่อภาษาอังกฤษ.....	II
กิตติกรรมประกาศ.....	III
สารบัญ.....	IV
สารบัญตาราง.....	VII
สารบัญภาพ.....	VIII
บทที่ 1 บทนำ.....	1
1.1 ความเป็นมาของโครงการ.....	1
1.2 วัตถุประสงค์ของการพัฒนาระบบงาน.....	1
1.3 ขอบเขตของการศึกษาและพัฒนาโครงการ.....	2
1.4 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ.....	2
บทที่ 2 ทฤษฎีที่เกี่ยวข้อง.....	3
2.1 คาด้าไมนิ่ง.....	3
2.1.1 คาด้าไมนิ่งคือ.....	3
2.1.2 ปัญหาทางธุรกิจที่สามารถแก้ไขได้โดยคาด้าไมนิ่ง.....	3
2.1.3 กระบวนการทำคาด้าไมนิ่ง.....	5
2.2 โครงข่ายประสาทเทียม (Neural Network).....	10
2.2.1 การทำงานของโครงข่ายประสาทเทียม.....	11
2.2.2 ฟังก์ชันในการถ่ายโอนโครงข่ายประสาทเทียม (Activation function).....	12
2.2.3 การเรียนรู้ของโครงข่ายประสาทเทียม.....	14
2.2.4 ประเภทของโครงข่ายประสาทเทียม.....	14
2.2.5 การส่งค่าย้อนกลับ (Backpropagation algorithm).....	16
บทที่ 3 การวิเคราะห์และออกแบบระบบ.....	18
3.1 วางแผนการพัฒนาระบบ (Planning phase).....	18
3.1.1 กำหนดระยะเวลาการดำเนินงาน.....	18
3.1.2 เครื่องมือที่ใช้ในการพัฒนาระบบ.....	18

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานที่ IV การศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

สารบัญ(ต่อ)

	หน้า
3.2 การวิเคราะห์และออกแบบระบบ (Analysis and Design phase).....	19
3.2.1 ความต้องการของระบบ.....	19
3.2.2 วิเคราะห์และออกแบบระบบด้วยยูสเคสไคอะแกรม.....	20
3.2.3 การวิเคราะห์และออกแบบระบบด้วยแอกทิวิตีไคอะแกรม.....	21
3.2.4 การวิเคราะห์และออกแบบระบบด้วยคลาสไคอะแกรม.....	29
3.2.5 การวิเคราะห์และออกแบบระบบด้วยซีเควนซ์ไคอะแกรม.....	29
3.2.6 การทำงานของเมธอดที่สำคัญ.....	35
3.3 การพัฒนาระบบ (Implementation phase).....	36
บทที่ 4 การพัฒนาระบบ.....	37
4.1 การเลือกข้อมูล (Data Selection).....	37
4.1.1 การนำเข้าข้อมูล โดย โทลคแท็กไฟล์ (Text file).....	37
4.1.2 การนำเข้าข้อมูล โดยเชื่อมต่อฐานข้อมูล (Database).....	41
4.2 การคลีนข้อมูลและการแปลงข้อมูล (Data cleaning and Transformation).....	43
4.3 การฝึกสอนโครงข่าย (Train Network).....	48
4.3.1 ส่วนของการกำหนดค่าโครงข่าย.....	50
4.3.2 ส่วนของการแสดงข้อมูลการฝึกสอนโครงข่าย.....	51
4.3.3 ส่วนของการแสดงค่าสถิติที่ใช้วัดความถูกต้องของการพยากรณ์.....	57
4.3.4 ส่วนของการ โทลคและบันทึกรูปแบบโครงข่าย.....	58
4.4 การพยากรณ์ราคา (Forecasting by Neural Network)	59
4.4.1 ส่วนของการ โทลครูปแบบโครงข่าย.....	60
4.4.2 ส่วนของการใส่ค่าอินพุต.....	61
4.4.3 ส่วนของการพยากรณ์ราคา.....	62
บทที่ 5 บทสรุป.....	64
5.1 การพัฒนาระบบ.....	64
5.2 ข้อเสนอแนะและการพัฒนาในอนาคต.....	65

สารบัญ(ต่อ)

	หน้า
บรรณานุกรม.....	65
ประวัติผู้เขียน.....	67



สารบัญตาราง

ตารางที่	หน้า
3.1 แสดงขั้นตอนและระยะเวลาในการพัฒนาระบบ.....	18
3.2 อธิบายรายละเอียดของยูสเคสไดอะแกรม	21
3.3 รายละเอียดประกอบซีเควนซ์ไดอะแกรมของการเลือกข้อมูล.....	30
3.4 รายละเอียดประกอบซีเควนซ์ไดอะแกรมของการเลือกข้อมูล.....	30
3.5 รายละเอียดประกอบซีเควนซ์ไดอะแกรมของการแปลงข้อมูล.....	31
3.6 รายละเอียดประกอบซีเควนซ์ไดอะแกรมของการฝึกสอน โครงข่ายประสาทเทียม.....	32
3.7 รายละเอียดประกอบซีเควนซ์ไดอะแกรมของการทดสอบ โครงข่ายประสาทเทียม.....	33
3.8 รายละเอียดประกอบซีเควนซ์ไดอะแกรมของการพยากรณ์ราคา.....	34



สารบัญภาพ

รูปที่	หน้า
2.1 แสดงองค์ความรู้ที่ได้จากคาค่าไมนิ่ง.....	3
2.2 กระบวนการทำคาค่าไมนิ่ง.....	5
2.3 แสดงส่วนประกอบเซลล์ประสาท.....	10
2.4 แสดงส่วนประกอบเซลล์ประสาท.....	11
2.5 แบบไม่มี Bias.....	11
2.6 แบบมี Bias.....	12
2.7 Hard-limit step function.....	13
2.8 Log-Sigmoid function.....	13
2.9 Multi Layer Perceptron.....	15
2.10 แสดงทิศทาง Function Signal และ Error Signal.....	15
3.1 แสดงยูสเคสของระบบพยากรณ์ราคาทองคำ.....	20
3.2 แอคทิวิตีไดอะแกรมการนำข้อมูลเข้าระบบด้วยแท็กไฟล์.....	22
3.3 แอคทิวิตีไดอะแกรมการนำข้อมูลเข้าระบบโดยการเชื่อมต่อฐานข้อมูล.....	23
3.4 แอคทิวิตีไดอะแกรมแสดงการคลีนข้อมูล.....	24
3.5 แอคทิวิตีไดอะแกรมแสดงการแปลงข้อมูล.....	25
3.6 แอคทิวิตีไดอะแกรมการฝึกสอนโครงข่าย.....	26
3.7 แอคทิวิตีไดอะแกรมการทดสอบโครงข่าย.....	27
3.8 แอคทิวิตีไดอะแกรมพยากรณ์ราคา.....	28
3.9 คลาสไดอะแกรมระบบพยากรณ์ราคาทองคำ.....	29
3.10 ซีควนซ์ไดอะแกรมการเลือกข้อมูล.....	29
3.11 ซีควนซ์ไดอะแกรมการคลีนข้อมูล.....	30
3.12 ซีควนซ์ไดอะแกรมแสดงการแปลงข้อมูล.....	31
3.13 ซีควนซ์ไดอะแกรมแสดงการฝึกสอนโครงข่ายประสาทเทียม.....	32
3.14 ซีควนซ์ไดอะแกรมแสดงการทดสอบโครงข่ายประสาทเทียม.....	33
3.15 ซีควนซ์ไดอะแกรมแสดงการพยากรณ์ราคา.....	34

สารบัญญภาพ(ต่อ)

รูปที่	หน้า
4.1 แสดงแท็กไฟล์สำหรับโหลดเข้าระบบ.....	37
4.2 แสดงโปรแกรม โหลดข้อมูลด้วยแท็กไฟล์ (Text file)	38
4.3 แสดงการเลือกไฟล์.....	38
4.4 แสดงข้อความผิดพลาดจากการโหลดข้อมูล.....	39
4.5 แสดงข้อความ โหลดไฟล์ได้สมบูรณ์	39
4.6 แสดงรายละเอียดของข้อมูลที่ทำกรโหลด.....	40
4.7 แสดงโปรแกรมส่วนการนำเข้าข้อมูลโดยการเชื่อมต่อฐานข้อมูล	41
4.8 แสดงการเลือกไฟล์ฐานข้อมูล	42
4.9 แสดงการเลือกตารางและเลือกคอลัมน์	42
4.10 แสดง โปรแกรมส่วนการค้ลนข้อมูล และการแปลงข้อมูล.....	43
4.11 แสดงข้อมูลก่อนทำการแปลงข้อมูล	44
4.12 แสดงข้อมูลก่อนทำการแปลงข้อมูล	45
4.13 แสดงการค้ลนข้อมูล	46
4.14 แสดงเมนูการค้ลนข้อมูล.....	46
4.15 แสดงการแปลงข้อมูล.....	47
4.16 แสดงเมนูการแปลงข้อมูล.....	48
4.17 แสดงโครงสร้างตัวแปรของชนิดข้อมูลนิวรอล.....	49
4.18 แสดงหน้าจอส่วนของการฝึกสอน โครงข่าย.....	50
4.19 แสดงส่วนกำหนดค่าโครงข่าย.....	50
4.20 แสดงหน้าจอแท็บ Data Input	52
4.21 แสดงหน้าจอแท็บ Weight Hidden	53
4.22 แสดงหน้าจอแท็บ Weight Output	54
4.23 แสดงหน้าจอแท็บ Target & Output	55
4.24 แสดงกราฟเปรียบเทียบค่า Target & Output.....	56
4.25 แสดงหน้าจอแท็บ Error.....	57
4.26 แสดงค่าสถิติที่ใช้วัดความถูกต้องของการพยากรณ์.....	57
4.27 แสดงส่วนของการ โหลดและบันทึกรูปแบบของ โครงข่าย.....	58
4.28 แสดงการเลือกรูปแบบ โครงข่ายเพื่อทำการ โหลด.....	58
4.29 แสดงหน้าจอ Forecasting by Neural Network.....	59

สารบัญญภาพ(ต่อ)

รูปที่	หน้า
4.30 แสดงหน้าจอการเลือกไฟล์รูปแบบโครงข่าย.....	60
4.31 แสดงข้อความโหลดรูปแบบโครงข่ายสำเร็จ	61
4.32 หน้าจอแสดงการใส่ค่าอินพุต.....	61
4.33 หน้าจอแสดงการแก้ไขค่าอินพุต.....	62
4.34 แสดงข้อความตรวจสอบค่าอินพุต.....	63
4.35 แสดงส่วนของผลลัพธ์.....	63



บทที่ 1

บทนำ

1.1 ความเป็นมาของโครงการ

ในปัจจุบันเทคโนโลยีสารสนเทศมีความก้าวหน้าไปมาก ประกอบกับปริมาณข้อมูลที่เพิ่มมากขึ้น โดยข้อมูลที่เกิดขึ้นมีทั้งข้อมูลภายใน และภายนอกองค์กร ซึ่งข้อมูลต่างๆเหล่านี้สามารถนำมาวิเคราะห์ และนำผลที่ได้นำมาวางแผน หรือปรับปรุงธุรกิจ ซึ่งสามารถเพิ่มศักยภาพของธุรกิจ ให้มีความสามารถในการแข่งขันได้มากขึ้น โดยอาจกล่าวได้ว่าหากธุรกิจใดมีข้อมูลมากก็จะได้เปรียบมากในการแข่งขัน แต่การมีข้อมูลมากจะไม่เกิดประโยชน์ หากธุรกิจไม่สามารถนำมาใช้งาน อีกทั้งต้องเสียค่าใช้จ่ายจำนวนมากในการจัดเก็บข้อมูล จึงมีวิธีการต่างๆที่ทำการดึงข้อมูลจากฐานข้อมูลมาประมวลผลเพื่อให้เกิดประโยชน์มากที่สุด การทำดาต้าไมนิ่งเป็นวิธีการหนึ่งที่จะทำการวิเคราะห์ข้อมูล ข้อมูล หากความสัมพันธ์ของข้อมูล หรืออาจจะเรียกว่า การค้นหาคำค้นพบความรู้ในฐานข้อมูล (Knowledge Discovery in Databases – KDD) ซึ่งเป็นเทคนิคเพื่อค้นหารูปแบบของข้อมูลที่มีอยู่เป็นจำนวนมาก โดยมีขั้นตอนต่างๆ เพื่อที่จะหาความสัมพันธ์ของข้อมูล

ธุรกิจการซื้อขายทองคำก็เป็นอีกธุรกิจหนึ่งที่มีคนจำนวนมากให้ความสนใจ เนื่องจากภาวะเศรษฐกิจปัจจุบันมีความผันผวนอยู่ตลอดเวลา อันเนื่องมาจากหลายปัจจัย เช่น ภาวะเศรษฐกิจโลก ราคาน้ำมัน ภาวะสงคราม สภาพเศรษฐกิจ และการเมืองทั้งภายนอกและภายในประเทศ ปัจจัยต่างๆเหล่านี้ส่งผลกระทบต่อพฤติกรรมการลงทุนในรูปแบบต่างๆ การลงทุนในทุกรูปแบบย่อมมีความเสี่ยงทุกรูปแบบ ดังนั้นเพื่อลดความเสี่ยงที่จะเกิดขึ้นกับการลงทุน ประกอบกับเทคนิคที่สามารถทำนายราคาในอนาคตได้ จึงนำเทคนิคดาต้าไมนิ่งมาประยุกต์ใช้กับงานด้านธุรกิจการซื้อขายทองคำ

1.2 วัตถุประสงค์ของการพัฒนาระบบงาน

การศึกษการทำนายราคาทองคำด้วยดาต้าไมนิ่ง โดยใช้โครงข่ายประสาทเทียมมีวัตถุประสงค์ ดังนี้

1. เพื่อศึกษาเทคนิคการทำดาต้าไมนิ่งด้วยโครงข่ายประสาทเทียม โดยใช้การเรียนรู้แบบ Backpropagation
2. เพื่อพัฒนาโปรแกรมและแบบจำลองดาต้าไมนิ่งด้วยโครงข่ายประสาทเทียม โดยใช้การเรียนรู้แบบ Backpropagation

3. เพื่อนำไปประยุกต์ใช้ในทางธุรกิจ โดยโปรแกรมจะช่วยในการพยากรณ์ราคาทองคำในอนาคต เพื่อให้สามารถทราบราคาล่วงหน้าได้

1.3 ขอบเขตของการศึกษาและพัฒนาโครงการ

การศึกษาและพัฒนาโครงการการทำนายราคาทองคำด้วยโครงข่ายประสาทเทียมนั้น จะทำการศึกษาและพัฒนาโครงการโดยใช้ดาต้าไมนิ่ง โดยใช้โครงข่ายประสาทเทียม และใช้การเรียนรู้แบบ Backpropagation และจะนำข้อมูลในอดีตทำการประมวลผล และนำผลที่ได้จากการพยากรณ์โดยโปรแกรมมาทำการเปรียบเทียบกับผล

1.4 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ

1. ได้ศึกษาและสามารถนำเทคนิคการทำดาต้าไมนิ่งด้วยโครงข่ายประสาทเทียมไปประยุกต์ใช้กับงานลักษณะอื่นๆ ได้
2. สามารถทราบข้อมูลประมาณการล่วงหน้า เพื่อให้สามารถนำข้อมูลราคาทองคำไปวางแผนในการซื้อขายเพื่อลดความเสี่ยงในการขาดทุน และเพิ่มความสามารถในการทำกำไรได้มากขึ้น

บทที่ 2

ทฤษฎีที่เกี่ยวข้อง

2.1 ดาต้าไมนิ่ง

2.1.1 ดาต้าไมนิ่งคือ

ดาต้าไมนิ่งเป็นกระบวนการที่ทำการประมวลผลข้อมูล (โดยส่วนใหญ่จะมีจำนวนมาก) เพื่อค้นหารูปแบบของข้อมูล แนวทาง และความสัมพันธ์ที่ซ่อนอยู่ในชุดข้อมูลนั้น โดยอาศัยหลักสถิติ หลักคณิตศาสตร์ และการเรียนรู้ของเครื่องคอมพิวเตอร์



รูปที่ 2.1 แสดงองค์ความรู้ที่ได้จากดาต้าไมนิ่ง

ดาต้าไมนิ่งเริ่มเป็นเทคโนโลยีที่หลายองค์กรนำมาใช้งาน เนื่องจากในปัจจุบันมี เช่น

- การแข่งขันที่เพิ่มมากขึ้นของธุรกิจ เพื่อให้ธุรกิจสามารถดำเนินไปได้อย่างมีประสิทธิภาพ และมีความสามารถในการแข่งขันกับแข่งขัน องค์กรธุรกิจได้มีการนำดาต้าไมนิ่งมาใช้งาน เพื่อเพิ่มศักยภาพในการแข่งขันให้กับองค์กรธุรกิจของตนเอง
- ความสามารถที่เพิ่มมากขึ้นของเทคโนโลยีต่างๆ ที่จะนำมาพัฒนาดาต้าไมนิ่ง เช่น มีการคิดค้น อัลกอริทึมที่มีประสิทธิภาพ มีความแม่นยำในการค้นหารูปแบบที่ซ่อนอยู่ในข้อมูลจำนวนมากได้

2.1.2 ปัญหาทางธุรกิจที่สามารถแก้ไขได้โดยดาต้าไมนิ่ง

- วิเคราะห์การยกเลิกบริการ

หลายธุรกิจมีปัญหาเกี่ยวกับการเปลี่ยนแปลงของลูกค้าที่ทำการยกเลิกใช้บริการและหันไปใช้บริการกับบริษัทที่เป็นคู่แข่ง ทำให้บริษัทต้องสูญเสียรายได้ เช่น ธุรกิจการธนาคาร, ธุรกิจที่ให้บริการเครือข่ายโทรศัพท์มือถือ, ธุรกิจการประกันภัย ทุกๆธุรกิจมีความต้องการอย่างยิ่งที่จะรักษาลูกค้าให้ได้มากที่สุดเท่าที่จะเป็นไปได้ การวิเคราะห์สาเหตุที่ทำให้ลูกค้ายกเลิกบริการนั้น มีประโยชน์อย่างยิ่งที่จะช่วยให้ทราบ

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- **วิเคราะห์ความสัมพันธ์ของข้อมูล**

การหาความสัมพันธ์ของสินค้าที่ลูกค้าทำการเลือกซื้อเป็นวิธีหนึ่งที่จะช่วยให้ธุรกิจสามารถเพิ่มรายได้ โดยเฉพาะอย่างยิ่งธุรกิจขายปลีก เช่น การจัดวางสินค้าบนชั้นวางสินค้าในร้านค้าปลีก หากเราทราบว่าลูกค้าส่วนใหญ่ที่ซื้อขนมปังมักจะซื้อแยมควบคู่กันไป ด้วย ดังนั้นการจัดวางสินค้าในชั้นวางก็ควรที่จะจัดสินค้าทั้ง 2 ชนิดไว้ใกล้เคียงกัน เพื่อให้กระตุ้นให้ลูกค้าที่ซื้อขนมปัง หยิบซื้อแยมควบคู่กันไปด้วย การหาความสัมพันธ์ของสินค้าต่างๆเหล่านี้สามารถใช้เทคนิคของคาด้าไมนิ่งทำการวิเคราะห์ได้

- **ตรวจจับข้อมูลผิดปกติ**

การตรวจพบสิ่งที่ผิดปกติ ธุรกิจที่มีข้อมูลปริมาณมากทำให้ยากต่อการตรวจสอบความผิดปกติที่เกิดขึ้น เช่น ข้อมูลการใช้งานโทรศัพท์ของลูกค้าซึ่งมีปริมาณข้อมูลเป็นจำนวนมาก และมีการเรียกเก็บค่าบริการกับลูกค้าทุกๆรอบบิล แต่อาจมีความผิดพลาดของระบบทำให้ไม่มีการเรียกเก็บค่าบริการกับลูกค้าลูกค้าบางราย จากเหตุการณ์ต่างๆดังกล่าวสามารถค้นหาได้ด้วยเทคโนโลยีคาด้าไมนิ่ง

- **การจัดการความเสี่ยง**

หลายๆธุรกิจมีการทำงานกับความเสี่ยง จึงจำเป็นต้องมีการจัดการกับความเสี่ยงที่เกิดขึ้น เช่น ธุรกิจธนาคาร ซึ่งมีการให้สินเชื่อกู้ยืมเงิน ซึ่งถือว่าเป็นความเสี่ยงของธนาคารที่จะได้รับรับเงินคืน หรือได้รับเงินคืนไม่ตรงตามกำหนด ดังนั้นการอนุมัติเงินกู้จึงถือเป็นสิ่งสำคัญ คาด้าไมนิ่งจึงเป็นเทคโนโลยีหนึ่งที่จะประมวลผลและให้ข้อมูลในแง่มุมต่างๆ เพื่อใช้ในการประเมินความน่าเชื่อถือของลูกค้า หรือความสามารถในการชำระเงินของลูกค้า และทำการตัดสินใจอนุมัติสินเชื่อให้กับลูกค้า

- **การแบ่งกลุ่มลูกค้า**

การแบ่งกลุ่มประเภทของลูกค้า โดยทำการวิเคราะห์ข้อมูลต่างๆของลูกค้าทำให้สามารถทราบได้ว่าลูกค้าแบ่งเป็นกี่กลุ่ม และแต่ละกลุ่มมีพฤติกรรมอย่างไร เพื่อให้สามารถให้บริการ หรือนำเสนอบริการใหม่ได้ตรงตามความต้องการของลูกค้า

- **วิเคราะห์กลุ่มเป้าหมายเพื่อทำการโฆษณา**

การวิเคราะห์ข้อมูลต่างๆของลูกค้าโดยใช้เทคโนโลยีคาด้าไมนิ่งทำให้ทราบว่าลูกค้ามีความต้องการอะไร และมีแนวโน้มที่จะบริโภค หรือใช้บริการอะไร ซึ่งทำให้ธุรกิจสามารถนำเสนอโฆษณาได้ตรงตามความต้องการของลูกค้า ซึ่งสามารถกระตุ้นให้ลูกค้าใช้บริการหรือซื้อสินค้ามากขึ้น ช่วยเพิ่มรายได้ให้กับธุรกิจ

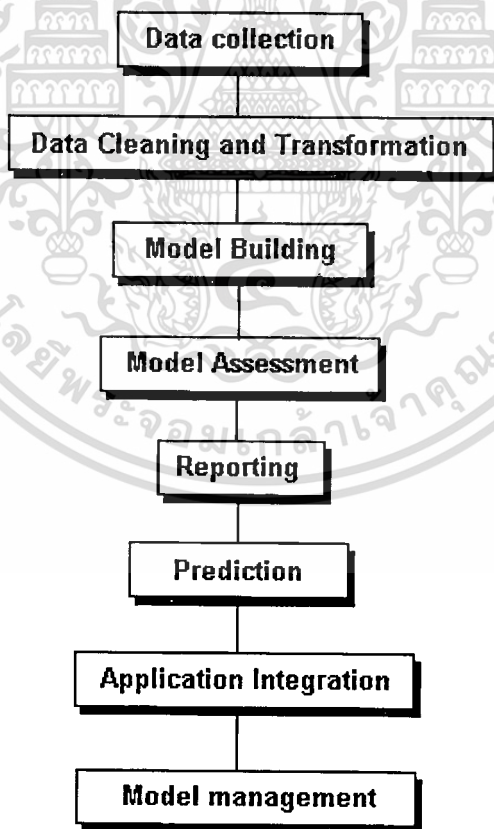
- **พยากรณ์ราคาขาย**

ธุรกิจหลายๆธุรกิจมีการสั่งซื้อและจัดเก็บสินค้า ดังนั้นการจัดการสินค้าคงคลังจึงมีความจำเป็นอย่างยิ่งที่จะต้องใช้ข้อมูลหลายด้านมาวิเคราะห์ว่า ควรจะมีสินค้าคงคลังปริมาณเท่าไร ที่จะไม่มากจนเกินไปซึ่งจะทำให้เกินค่าใช้จ่ายในการจัดเก็บสินค้า และรักษาสินค้า หรือหากมีสินค้าคงคลังน้อยจนเกินไปไม่พอกับความต้องการของลูกค้า ทำให้ธุรกิจเกิดค่าเสียโอกาสที่ควรจะได้จากการขายสินค้า

2.1.3 กระบวนการทำดาต้าไมนิ่ง

การทำดาต้าไมนิ่งจะต้องทราบวัตถุประสงค์ของการทำให้ชัดเจน เพื่อให้ผลลัพธ์ที่ได้สามารถแก้ปัญหา หรือสามารถนำมาใช้ประโยชน์ได้

การทำดาต้าไมนิ่งมีขั้นตอนและกระบวนการทำงานหลายขั้นตอน ไม่ว่าจะเป็นการสะสมข้อมูล การเตรียมข้อมูลเพื่อที่จะทำดาต้าไมนิ่ง ซึ่งในแต่ละขั้นตอนล้วนมีความสำคัญที่จะส่งผลให้ได้ผลลัพธ์ที่ถูกต้องและสามารถนำไปใช้งานได้อย่างมีประสิทธิภาพ



รูปที่ 2.2 กระบวนการทำดาต้าไมนิ่ง

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

1. การเก็บรวบรวมข้อมูล (Data collection)

ขั้นตอนแรกของการทำดาต้าไมนิ่งคือ แต่บางครั้งข้อมูลที่มีอยู่ในคลังข้อมูลก็อาจไม่เพียงพอ ดังนั้นจึงควรมีข้อมูลจากแหล่งต่างๆ หลากหลายแหล่ง เช่น หากเราเป็นธุรกิจค้าปลีก ข้อมูลที่ธุรกิจมีอยู่ ไม่ว่าจะเป็นสินค้าที่ขายได้ พฤติกรรมการซื้อสินค้าของลูกค้า ข้อมูลต่างๆ เหล่านี้อาจไม่เพียงพอที่จะทำการวิเคราะห์ได้ในหลายๆแง่มุม ดังนั้น ธุรกิจอาจต้องหาข้อมูลจากแหล่งอื่นๆ ซึ่งอาจจะต้องมีค่าใช้จ่ายในการซื้อข้อมูลต่างๆ เหล่านี้ เพื่อที่จะสามารถนำมาวิเคราะห์และสร้างแบบจำลองได้

ข้อมูลทำการจัดเก็บและรวบรวม เพื่อที่จะเข้าสู่กระบวนการทำดาต้าไมนิ่งนั้นแบ่งเป็น 2 ประเภท ดังนี้

- **Categorical** ค่าที่เป็นไปได้นั้นมีขอบเขตจำกัด ซึ่งสามารถแบ่งออกได้เป็น 2 ประเภท คือ Nominal และ Ordinal
 - **Nominal** เป็นค่าที่บอกถึงชนิดของ Object ซึ่งข้อมูลประเภทนี้ลำดับไม่มีความสำคัญ ตัวอย่างของข้อมูลเช่น สถานภาพการสมรส (โสด, แต่งงาน, หย่าร้าง, ไม่ระบุ) เพศ (ชาย, หญิง) และคำนำหน้าชื่อ (นาย,นาง,นางสาว,ว่าที่ร้อยตรี,) เป็นต้น
 - **Ordinal** เป็นชนิดของข้อมูลแบบ Categorical ที่ลำดับ มีความสำคัญ ตัวอย่างเช่น คุณภาพของสินค้า(ดี,มาตรฐาน,แย่)
- **Quantitative** เป็นค่าที่มีความแตกต่างที่สามารถวัดได้ระหว่างค่าที่เป็นไปได้ ซึ่งแบ่งออกได้เป็น 2 ประเภท คือ Continuous, Discrete
 - **Continuous** เป็นค่าจำนวนจริง ตัวอย่างของค่าแบบ Continuous เช่น ราคาสินค้า, เงินเดือนพนักงาน , ค่าเฉลี่ยของการซื้อ
 - **Discrete** เป็นค่าที่เป็นตัวเลข ตัวอย่างของค่าแบบDiscrete เช่น จำนวนพนักงาน และ เวลาของปี (เดือน, ฤดูกาล) เป็นต้น

หลังจากที่ทำการสะสมและรวบรวมข้อมูล เราสามารถทำการลดขนาดของข้อมูลได้ เช่น หากข้อมูลมีลักษณะเหมือนกัน ก็ไม่จำเป็นต้องนำมาทำดาต้าไมนิ่งทั้งหมด อาจดึงออกมาเพียงบางส่วน

2. การคลีนข้อมูล และการแปลงข้อมูล (Data Cleaning and Transformation)

ในขั้นตอนการทำ Data cleaning and transformation เป็นขั้นตอนที่มีความสำคัญมากในกระบวนการทำดาต้าไมนิ่ง จุดประสงค์ของการทำ Data cleaning คือ กำจัดข้อมูลที่มีความคลาดเคลื่อน หรือข้อมูลที่มีความผิดพลาด ออกจากกลุ่มข้อมูล และจุดประสงค์ของ Data

transformation คือ การเปลี่ยนแปลงข้อมูลที่มีอยู่ซึ่งมีรูปแบบที่แตกต่าง ต่างชนิดกัน ให้อยู่ในรูปแบบเดียวกัน และพร้อมที่จะนำไปใช้งานต่อไป ปัญหาที่พบเกี่ยวกับข้อมูลมีดังนี้

- **Noisy Data** เป็นค่าของข้อมูลที่ผิดปกติ ไม่อยู่ในช่วงของข้อมูล หรือมีค่าไม่ตรงกับ ความหมายของข้อมูล และมีค่าที่มีความแตกต่าง เช่น เก็บข้อมูลราคาสินค้า จากปกติราคา 100 บาท แต่ข้อมูลผิดพลาดเป็น 1,000 บาท
- **Missing Data** คือ ไม่พบข้อมูลในบางแถว หรือบางคอลัมน์ หากเป็นข้อมูลที่มีปริมาณไม่ มากก็สามารถตัดแถวนั้นๆออกได้ หรือหากคอลัมน์นั้นๆ ไม่ได้ทำมาใช้งานก็สามารถตัดออก ได้เช่นกัน

ข้อมูลที่นำมาใช้งานอาจมีความผิดพลาด หรือมีความไม่ถูกต้อง ซึ่งจะส่งผลให้ได้ผลลัพธ์ที่ไม่ ถูกต้อง ดังนั้นจึงมีหลายวิธีที่เราจะทำ Data cleaning และ Data transformation เพื่อให้ได้ข้อมูลที่ ถูกต้องและสามารถนำไปใช้งานและได้ผลลัพธ์ที่ต้องการ

- **Data type Transform** ตัวอย่างเช่น การแปลงชนิดคอลัมน์จาก Boolean เป็น Integer
- **Grouping** ในปริมาณข้อมูลจำนวนมาก อาจมีข้อมูลที่สามารถจัดกลุ่มรวมกันเป็นชนิด เดียวกันได้ เพื่อช่วยลดความซับซ้อนให้กับแบบจำลองที่จะทำการสร้างขึ้น ยกตัวอย่าง เช่น มีคอลัมน์ที่มีข้อมูลอาชีพ วิศวกรรมคอมพิวเตอร์, วิศวกรรมไฟฟ้า, วิศวกรรมเครื่องกล, วิศวกรรมอุตสาหกรรม, วิศวกรรมโยธา จากค่าข้อมูลต่างๆ เหล่านี้เราจะเห็นได้ว่ากลุ่มอาชีพต่างๆ ล้วนอยู่ในส่วนของวิศวกรรม ดังนั้นเราจึงสามารถ ทำการจัดกลุ่มข้อมูลต่างๆเหล่านี้ให้อยู่ในหมวดหมู่ของวิศวกรรมร่วมกันได้ เพื่อให้ได้ แบบจำลองที่สามารถแปลความหมายได้ง่ายขึ้น
- **Aggregation** การรวมข้อมูลเป็นวิธีการหนึ่งที่มีความสำคัญในขั้นตอนของ Data transformation ยกตัวอย่างเช่น หากมีตารางที่มีข้อมูลการใช้งาน โทรศัพท์ของลูกค้าแต่ละ ราย และต้องการทราบปริมาณการใช้งาน โทรศัพท์ของลูกค้าในแต่ละเดือนว่ามี ปริมาณการใช้งานเป็นอย่างไร แต่จากข้อมูลที่มีอยู่นั้นสามารถดูได้ยาก เนื่องจากเป็น รายละเอียดในการใช้งาน โทรศัพท์แต่ละครั้ง ดังนั้นเพื่อให้ง่ายต่อการนำมาใช้งานเรา สามารถรวมคอลัมน์ให้เหลือเฉพาะข้อมูลที่ต้องการ เช่น คอลัมน์จำนวนครั้งของการ ใช้งาน โทรศัพท์ทั้งหมดของลูกค้าแต่ละราย, ระยะเวลาเฉลี่ยในการใช้งาน โทรศัพท์ เป็นต้น
- **Missing value handling** มีข้อมูลจำนวนมากที่มีค่าไม่ถูกต้อง หรือเป็นข้อมูลที่ ผิดพลาดไม่ตรงกับความเป็นจริง มีหลายสาเหตุที่ทำให้ข้อมูลผิดพลาด ยกตัวอย่างเช่น มีตารางเก็บข้อมูลลูกค้า 2 ตารางอยู่บน OLTP database แต่เกิดผิดพลาดระหว่างการ รวมตาราง ทำให้เกิดข้อมูลผิดพลาดได้ หรือ อาจเกิดจากการใส่ข้อมูลไม่ถูกต้อง เช่น ส่วนสูง ซึ่งสูง 180 ซม. แต่กรอกเป็น 1800 ซม. เป็นต้น วิธีการแก้ปัญหาต่างๆ

เหล่านี้ เช่น หากพบค่าข้อมูลที่ผิดพลาด สามารถแก้ไขโดยใส่ค่าที่มีความถี่มากที่สุดของคอลัมน์นั้นๆ หรือเมื่อไม่ทราบอายุของลูกค้า สามารถใช้ค่าเฉลี่ยอายุของข้อมูลลูกค้าที่มีอยู่ทั้งหมด แต่ถ้าพบข้อมูลที่มีความผิดพลาดเป็นจำนวนมาก เราสามารถลบค่าของข้อมูลเหล่านั้นออกทั้งหมดได้

ในเทคนิคขั้นสูงเราสามารถใส่เทคนิคค่าไมนิ่งจากข้อมูลที่สมบูรณ์ เพื่อให้ได้ Mining model จากนั้นให้นำแบบจำลองดังกล่าวประยุกต์ใช้เพื่อทำนายค่าของข้อมูลที่ผิดพลาด หรือหายไป

3. การสร้างแบบจำลอง (Model Building)

หลังจากที่ทำ Data Cleaning และ Data transformation แล้ว จึงจะสามารถเริ่มสร้างแบบจำลองได้ ก่อนที่จะทำการสร้างแบบจำลองทุกแบบจำลอง เราจำเป็นต้องทราบวัตถุประสงค์หรือเป้าหมายในการทำค่าไมนิ่ง และทราบประเภทของค่าไมนิ่ง เช่น classification, association, segmentation นอกจากนี้ การสร้างแบบจำลองจำเป็นต้องมีนักวิเคราะห์ธุรกิจ (Business Analysts) เพื่อเป็นหลักในด้านความรู้เกี่ยวกับเงื่อนไขต่างๆทางธุรกิจ ยกตัวอย่างเช่น หากจะทำแบบจำลองธุรกิจด้านการสื่อสาร ก็ควรมีทีมฝ่ายการตลาดที่มีความรู้ความสามารถเกี่ยวกับเงื่อนไขต่างๆของธุรกิจการสื่อสาร

การสร้างแบบจำลองเป็นขั้นตอนที่เป็นหัวใจสำคัญในการทำค่าไมนิ่ง ถึงแม้จะใช้เวลาไม่มากเท่ากับการทำ Data Transformation การสร้างแบบจำลองจะต้องเข้าใจเทคนิคการทำค่าไมนิ่งประเภทต่าง เพราะการเลือกเทคนิคที่เหมาะสมจะทำให้การสร้างแบบจำลองสามารถทำได้ง่ายขึ้น เช่น หากต้องการทางเลือกที่ดีที่สุด ก็ควรใช้ Decision tree algorithm หรือหากมีข้อมูลที่มีความสัมพันธ์ และมีความซับซ้อนกับเป็นจำนวนมาก ก็ควรใช้ Neural Network Algorithm

4. การประเมินแบบจำลอง (Model Assessment)

จากขั้นตอนการสร้างแบบจำลองค่าไมนิ่ง เราสามารถสร้างแบบจำลองได้จากหลายๆ อัลกอริทึม และจากหลายๆพารามิเตอร์ ดังนั้นจะอย่างไรให้สามารถทราบได้ว่าแบบจำลองที่เราสร้างขึ้นนั้นดีหรือไม่ มีหลายวิธีในการประเมินคุณภาพของแบบจำลองที่สร้างขึ้น ยกตัวอย่างเช่น Lift Chart

การประเมินคุณภาพของแบบจำลองนั้น ไม่จำเป็นต้องใช้เครื่องมือในการประเมินคุณภาพก็ได้ แต่จะใช้วิธีการทำความเข้าใจ และอธิบายความหมายของรูปแบบข้อมูลที่ได้ร่วมกันกับนักวิเคราะห์ธุรกิจ ยกตัวอย่างเช่น เราสร้าง Association model ซึ่งอาจจะพบกฎที่ว่า

Relationship = Husband => Gender = Male, 100% confidence ถึงแม้ว่ากฎดังกล่าวถูกต้อง แต่ก็ไม่สามารถนำมาใช้ประโยชน์ได้ การประเมินแบบจำลอง หรือรูปแบบข้อมูลที่ได้เป็นงานสำคัญที่นักวิเคราะห์ธุรกิจจะต้องทำการตรวจสอบ และประเมินความถูกต้องของข้อมูลที่ได้

ในกรณีที่ได้รูปแบบข้อมูลที่ไมถูกต้อง ซึ่งอาจเกิดจากลักษณะของข้อมูลที่ไมถูกต้อง ดังนั้นจึงควรย้อนกลับไปทำขั้นตอนของ Data Cleaning และ data Transformation ซึ่งอาจจะมีการทำวนซ้ำขั้นตอนต่างๆ เหล่านี้ เพื่อหาแบบจำลองค่าไมนิ่งที่ถูกต้อง

5. การรายงานผล (Reporting)

เป็นขั้นตอนที่นำผลลัพธ์ที่ได้จากใช้งานแบบจำลองค่าไมนิ่งรายงานให้หน่วยงานที่เกี่ยวข้องได้รับทราบข้อมูล เช่น ฝ่ายการตลาด โปรแกรมที่ใช้ทำค่าไมนิ่งควรมีความสามารถที่จะให้ผู้ใช้สามารถเลือกรูปแบบการแสดงผล จากแบบจำลองค่าไมนิ่งได้ เช่น แสดงรูปแบบอักษร หรือ แสดงเป็นแบบรูปภาพ

รายงานที่แสดงมี 2 ชนิดคือ

- รายงานรูปแบบที่ค้นพบ(Patterns)
- รายงานพยากรณ์จากข้อมูลที่ได้(Forecast)

6. การพยากรณ์ (Prediction)

ค่าไมนิ่งสามารถหารูปแบบความสัมพันธ์ต่างๆ ได้เป็นจำนวนมาก ซึ่งรูปแบบต่างๆ จะถูกนำไปใช้งานในการประเมิน ทำนาน หรือพยากรณ์ในเรื่องต่างๆ ยกตัวอย่างเช่น การพิจารณาปล่อยเงินกู้ของสถาบันการเงิน มีการใช้แบบจำลองการประเมินความเสี่ยง และค้นหาข้อมูลต่างๆ ที่ซ่อนอยู่ของลูกค้าแต่ละราย

7. การนำแบบจำลองมาใช้กับโปรแกรมประยุกต์อื่นๆ (Application Integration)

แบบจำลองค่าไมนิ่งแบบต่างๆ สามารถนำมารวมเข้ากับโปรแกรม เพื่อที่จะสามารถประยุกต์ใช้กับงานหลายๆงานได้ ยกตัวอย่างเช่น CRM Application มีการรวมค่าไมนิ่งเข้ากับโปรแกรกดังกล่าว เพื่อที่จะสามารถจำแนก และแบ่งกลุ่มลูกค้า ซึ่งจะช่วยให้สามารถนำเสนอสินค้าและบริการได้ตรงตามความต้องการของลูกค้าได้ หรือร้านขายสินค้าออนไลน์ มีการนำเทคโนโลยีค่าไมนิ่งมารวมเข้ากับ web application ทำให้สามารถทราบพฤติกรรมของลูกค้าว่าสนใจสินค้าประเภทอะไร และสามารถนำเสนอสินค้าใหม่ๆ ได้ตรงตามประเภทที่ลูกค้าสนใจ

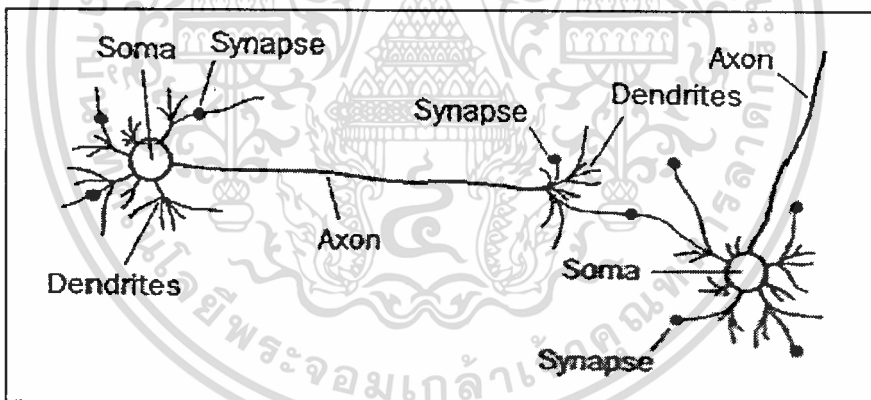
8. การจัดการแบบจำลอง (Model Management)

แบบจำลองการค้าไมนิ่งที่สร้างขึ้นต้องมีการดูแล และปรับปรุง โดยแบบจำลองการค้าไมนิ่งมีขีดจำกัดการใช้งาน ไม่สามารถใช้งานได้ต่อเนื่องๆ ไปเรื่อย เนื่องจากหลายๆสาเหตุ เช่น ประเภทของข้อมูลที่เพิ่มขึ้น มีการเปลี่ยนแปลงรูปแบบของข้อมูล เช่น ร้านค้าขายปลีกซึ่งมีสินค้าเกิดใหม่เรื่อยๆ ก็จะต้องมีความสัมพันธ์ของสินค้าเกิดขึ้นใหม่เรื่อยๆ เป็นต้น

2.2 โครงข่ายประสาทเทียม (Neural Network)

โครงข่ายประสาทเทียมเป็นการจำลองระบบประสาทของมนุษย์ โดยโครงข่ายประสาทเทียมจะประกอบด้วยกลุ่มของหน่วยประมวลจำนวนมากที่ทำงานประสานกัน โดยจะทำการรับอินพุต และส่งเอาต์พุตจากหน่วยหนึ่งไปยังหน่วยประมวลผลอื่นๆ

เมื่อปี ค.ศ. 1943 McCulloch และ Pitts แห่งมหาวิทยาลัยชิคาโก ประเทศสหรัฐอเมริกา นำเสนอบทความวิชาการชื่อ “Boolean brain” ซึ่ง ได้กลายเป็นจุดกำเนิดของการจัดรูปแบบคณิตศาสตร์ของประสาทเทียม และแสดงให้เห็นว่าแบบจำลองเซลล์ประสาท สามารถนำมาเขียนเป็นโปรแกรมคอมพิวเตอร์ได้



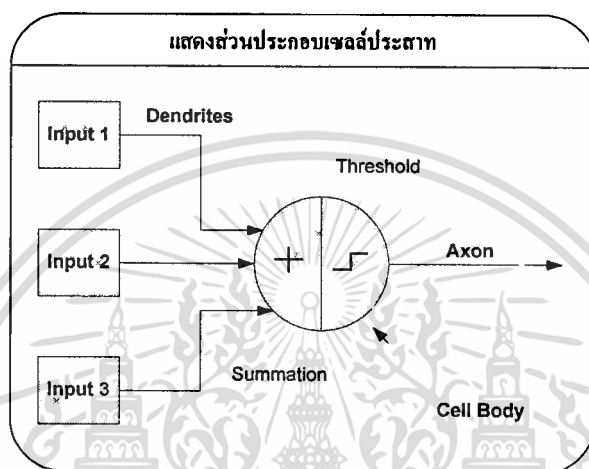
รูปที่ 2.3 แสดงส่วนประกอบเซลล์ประสาท

โครงข่ายประสาทเทียม (artificial neural network: ANN) เป็นการจำลองรูปแบบระบบประสาทของมนุษย์ ซึ่งระบบประสาทของมนุษย์จะประกอบด้วย ตัวเซลล์ (cell body หรือ soma), เส้นประสาทหลัก (axon) เป็นส่วนถ่ายทอด นำส่ง และ ปลดปล่อยสัญญาณประสาทไปยังเซลล์ประสาทตัวอื่น และส่วนที่รับสัญญาณประสาทจากเซลล์ประสาทอื่นๆ เข้าไปสู่ตัวเซลล์ประสาทเรียกว่า Dendrites

บริเวณที่เอกซอนของเซลล์ประสาทตัวหนึ่งไปบรรจบกับเดนไดรต์เซลล์ประสาทอีกตัวหนึ่งเพื่อส่งสัญญาณสื่อสารกัน เรียกว่า Synapse การทำงานของเซลล์ประสาทจะเกิดขึ้นจากปฏิกิริยาเคมี ที่มี โซเดียม และ โพแทสเซียม โดยเซลล์ประสาทจะถูกกระตุ้นจากภายนอกเซลล์ทำให้

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

เกิดความต่างศักย์ไฟฟ้า และจะส่งต่อไปยังเซลล์ที่อยู่ใกล้เคียงต่อไป ลักษณะการทำงานของระบบประสาทที่มีรับค่าอินพุต ซึ่งอาจรับมาจากหลายๆอินพุต หลังจากนั้นจึงนำไปประมวลผล และทำการส่งค่าเอาต์พุตออกไปยังหน่วยอื่นๆ ส่วนของการประมวลผลก็มีลักษณะไม่ซับซ้อนคือ เมื่อมีอินพุตเข้ามายังหน่วยประสาท ก็จะนำค่าอินพุตคูณกับค่าน้ำหนักในแต่ละขา และทำผลที่ได้ของแต่ละขามารวมกัน จากนั้นจะนำมาเปรียบเทียบกับค่าเทรโซลท์ หากค่าที่ได้มีค่ามากกว่าค่าเทรโซลท์ ก็จะส่งเอาต์พุตไปยังหน่วยอื่นต่อไป แต่ถ้ามีค่าน้อยกว่าค่าเทรโซลท์ก็จะไม่ส่งเอาต์พุตไปยังหน่วยอื่น



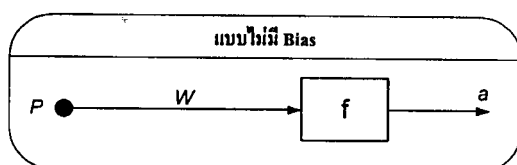
รูปที่ 2.4 แสดงส่วนประกอบเซลล์ประสาท

2.2.1 การทำงานของโครงข่ายประสาทเทียม

เริ่มจากอินพุตซึ่งจะเป็นค่าสเกลาร์แทนด้วย P และทำการคูณด้วยค่าน้ำหนักซึ่งเป็นค่าสเกลาร์เช่นกันแทนด้วย W ผลลัพธ์ที่ได้จะถูกส่งไปยังฟังก์ชันถ่ายโอน ซึ่งจะได้ค่าเอาต์พุตออกมา เพื่อส่งให้ต่อให้หน่วยอื่นๆ ขั้นตอนดังกล่าวสามารถแสดงเป็นสมการได้ดังนี้

$$a = f(wp)$$

(2.1)



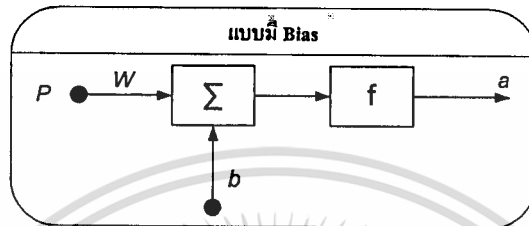
รูปที่ 2.5 แบบไม่มี Bias

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

กรณีที่โครงข่ายประสาทเทียมมีค่าไบแอสแทนเป็นค่า สเกลาร์แทนด้วย b และนำไปรวมกับค่า อินพุตที่มีค่าน้ำหนัก โดยผลลัพธ์ที่ได้จะถูกส่งไปยังฟังก์ชันถ่ายโอน และได้เอาต์พุต ซึ่งแสดงเป็น สมการได้ดังนี้

$$a = f(wp + b)$$

(2.2)



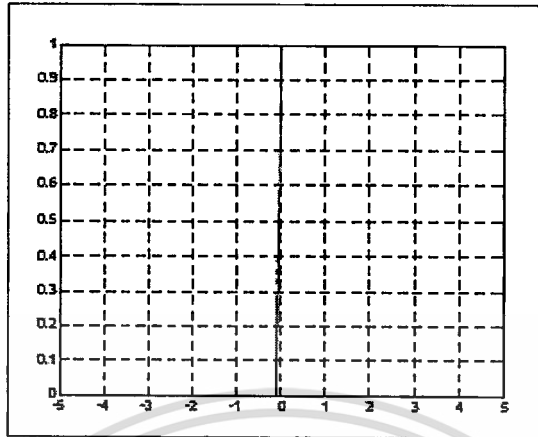
รูปที่ 2.6 แบบมี Bias

การทำงานของ โครงสร้างประสาทเทียมมีพารามิเตอร์ที่สำคัญและส่งผลให้ได้ค่าเอาต์พุตที่ ถูกต้องคือ ค่าของน้ำหนัก(w) และค่าไบแอส(b) โดยค่าพารามิเตอร์ทั้งสองสามารถปรับเปลี่ยนได้ จากการสอน (Training) ให้กับ โครงข่ายประสาทเทียม เพื่อให้ได้ค่าที่ถูกต้องและใกล้เคียงกับความเป็นจริง

2.2.2 ฟังก์ชันในการถ่ายโอนโครงข่ายประสาทเทียม (Activation function)

1. **Hard-limit step function** เป็นฟังก์ชันที่ใช้ในโครงข่ายประสาทเทียมแบบชั้นเดียว (Single Layer) เมื่อให้อินพุตเท่ากับ n ถ้าค่าอินพุต n มีค่าน้อยกว่าศูนย์จะได้ผลลัพธ์เป็นศูนย์ หากค่าอินพุต n มีค่ามากกว่าศูนย์ผลลัพธ์ที่ได้จะเป็นหนึ่ง

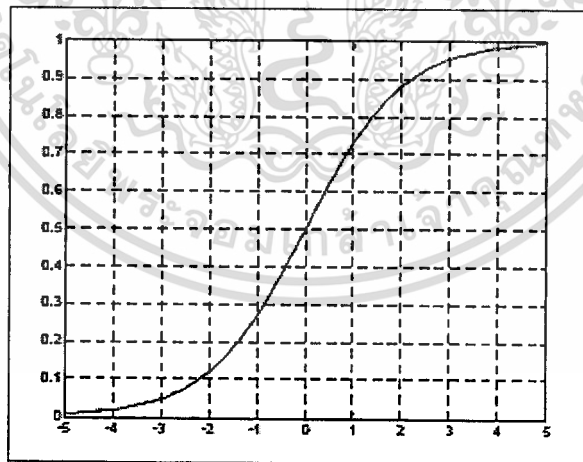
$$f(n) = \begin{cases} 0 & ; n < 0 \\ 1 & ; n \geq 0 \end{cases}$$



รูปที่ 2.7 Hard-limit step function

2. Log-Sigmoid function

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



รูปที่ 2.8 Log-Sigmoid function

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

2.2.3 การเรียนรู้ของโครงข่ายประสาทเทียม

1. การเรียนรู้แบบมีผู้สอน (Supervised Learning)

เป็นการเรียนรู้ของโครงข่ายประสาทเทียมแบบมีการสอน โดยโครงข่ายประสาทเทียมจะเรียนรู้จากชุดข้อมูลที่ทำการสอน โครงข่าย ซึ่งชุดข้อมูลที่สอนจะมีคำตอบเพื่อตรวจสอบว่าถูกต้องหรือไม่ หากคำตอบที่ได้ไม่ถูกต้อง โครงข่ายประสาทเทียมจะทำการปรับเปลี่ยนเพื่อให้ได้คำตอบที่ถูกต้องขึ้น

2. การเรียนรู้แบบไม่มีผู้สอน (Unsupervised Learning)

เป็นการเรียนรู้ของโครงข่ายประสาทเทียมแบบมีการไม่สอน ไม่มีการให้คำตอบล่วงหน้า ปล่อยให้ตรวจสอบว่าถูกต้องหรือไม่ โครงข่ายจะเรียนรู้ด้วยตนเองจากชุดข้อมูลและจัดเรียงผลลัพธ์ให้เป็นหมวดหมู่ของข้อมูล

2.2.4 ประเภทของโครงข่ายประสาทเทียม

1. โครงข่ายประสาทเทียมแบบชั้นเดียว (Single Layer Perceptron) จะเป็นโครงข่ายประสาทเทียมที่มีชั้นเชื่อมต่อเพียงชั้นเดียว โดยจะรับค่าอินพุตและทำการถ่วงน้ำหนัก ส่งไปยังฟังก์ชันถ่ายโอน และได้ผลลัพธ์

2. โครงข่ายประสาทเทียมแบบหลายชั้น (Multi Layer Perceptron) โครงข่ายประสาทเทียมแบบหลายชั้น (Multi Layer Perceptron - MLP) เป็นรูปแบบที่เป็นที่นิยม มีความซับซ้อนมากขึ้นกว่า โครงข่ายประสาทเทียมแบบชั้นเดียว (Single Layer Perceptron) ซึ่งจะประกอบด้วย 3 ส่วนคือ ชั้นข้อมูลเข้า (Input Layer), ชั้นซ่อน (Hidden Layer) และ ชั้นผลลัพธ์ (Output Layer)

โครงข่ายประสาทเทียมแบบหลายชั้นมีการเรียนรู้แบบมีการสอน (Supervised Learning) โดยใช้วิธีการส่งค่าย้อนกลับ ซึ่งกระบวนการดังกล่าวประกอบด้วย 2 ขั้นตอนคือ

2.1 ส่งค่าไปด้านหน้า (Forward Pass)

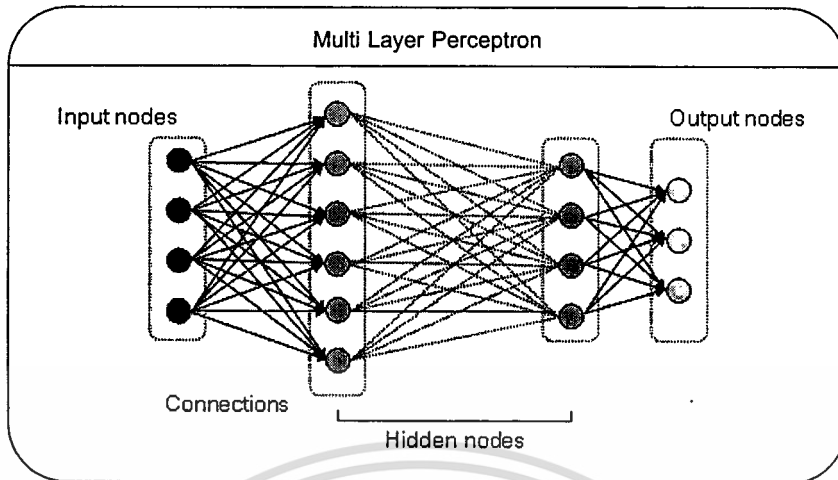
โครงข่ายจะรับข้อมูลจากชั้นข้อมูลเข้า และคูณกับน้ำหนักของแต่ละขา และส่งไปยังชั้นซ่อน และส่งต่อไปถึงชั้นผลลัพธ์จนได้ผลลัพธ์ออกมา

2.2 ส่งค่าย้อนกลับ (Backward Pass)

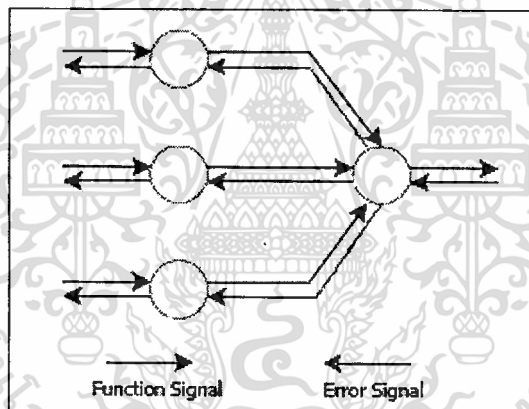
ในส่วนนี้จะมีการปรับแก้ค่าน้ำหนักที่คูณเข้ากับค่าอินพุตให้สอดคล้องกับผลต่างระหว่างคำตอบที่ถูกต้อง และคำตอบที่ได้จากโครงข่ายประสาทเทียม ซึ่งเรียกว่า สัญญาณผิดพลาด (Error Signal) สัญญาณในโครงข่ายประสาทเทียมแบบหลายชั้น MLP มี 2 ชนิดคือ

- **Function Signal** เป็นสัญญาณที่เข้ามาจากชั้นก่อนหน้าและส่งผ่านไปยังชั้นซึ่งอยู่ด้านหลัง

- **Error Signal** เป็นสัญญาณที่เกิดจากชั้นผลลัพธ์ และถูกส่งย้อนกลับมายังชั้นด้านหน้า



รูปที่ 2.9 Multi Layer Perceptron



รูปที่ 2.10 แสดงทิศทาง Function Signal และ Error Signal

การทำงานของโครงข่ายประสาทเทียมจะต้องมีการปรับเปลี่ยนค่าน้ำหนักการเชื่อมต่อ หรือเป็นการปรับเปลี่ยนโครงข่ายให้การเพิ่มหรือลดขนาดของโครงข่าย โดยทั่วไปจะให้การปรับเปลี่ยนค่าน้ำหนักมากกว่าการปรับเปลี่ยนโครงสร้าง ซึ่งการปรับเปลี่ยนค่าน้ำหนัก หากมีการปรับเปลี่ยนค่าน้ำหนักให้เป็นศูนย์ จะทำให้โหนดนั้นไม่ทำการส่งเอาท์พุต ไปยังโหนดอื่น ซึ่งเทียบได้กับว่า ได้ทำการลบโหนดดังกล่าวออกจากโครงข่ายประสาทเทียมแล้ว

การปรับเปลี่ยนค่าน้ำหนักให้กับโครงข่ายประสาทเทียมทำโดยวิธีวนซ้ำ ซึ่งในการเรียนรู้ของโครงข่ายประสาทเทียมในแต่ละรอบจะต้องไม่สูญเสียไป การเรียนรู้ของโครงข่ายประสาทเทียมจะมีค่าคงที่ที่ใช้เป็นตัวควบคุมในการปรับเปลี่ยนน้ำหนักเรียกว่า อัตราการเรียนรู้ (Learning Rate) การกำหนดอัตราการเรียนรู้มีความสำคัญเป็นอย่างมาก เนื่องจากค่าของอัตราการเรียนรู้มีผล เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่นอนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ต่อการใช้เวลาในการเรียนรู้ของ โครงข่ายประสาทเทียม หากทำการกำหนดอัตราการเรียนรู้น้อยเกินไป จะทำให้การเรียนรู้ใช้เวลาานาน แต่หากกำหนดอัตราการเรียนรู้มากเกินไปจะทำให้สูญเสียการเรียนรู้ที่ผ่านมา

2.2.5 การส่งค่าย้อนกลับ (Backpropagation algorithm)

เมื่อ โครงข่ายประสาทเทียมเริ่มต้นการฝึก อินพุตจะถูกส่งเข้าไปยังโครงข่าย โดยอินพุตจะถูกถ่วงน้ำหนักด้วยการคูณด้วยค่าน้ำหนัก และบวกด้วยค่าไบแอส ส่งต่อไปยังฟังก์ชันถ่ายโอนและได้เอาต์พุตออกมา เอาต์พุตที่ออกมาจะถูกเปรียบเทียบกับค่าคำตอบที่ตั้งไว้ หากเอาต์พุตตรงกับค่าที่กำหนดไว้ก็จะไม่มีการปรับเปลี่ยนค่าน้ำหนัก แต่หากค่าเอาต์พุตที่ได้ไม่ตรงกับค่าที่กำหนดไว้ ก็จะต้องทำการปรับเปลี่ยนค่าน้ำหนักต่อไป ขั้นตอนการทำงานมีรายละเอียดดังนี้

ขั้นตอนที่ 1 กำหนดค่าอินพุตให้กับโครงข่าย

ขั้นตอนที่ 2 คำนวณผลรวมของแต่ละอินพุต จากนั้นนำผลรวมที่ได้ผ่านเข้าไปยังฟังก์ชันถ่ายโอน เมื่อ w คือค่าถ่วงน้ำหนัก และ a คือค่าอินพุต

$$net = \sum_{i=1}^n w_i a_i \quad (2.3)$$

ขั้นตอนที่ 3 นำผลรวมที่ได้ผ่านเข้าไปยังฟังก์ชันถ่ายโอน โดยค่า net คือค่าผลคูณระหว่างอินพุตและค่าถ่วงน้ำหนัก

$$F(net) = \frac{2}{1 + \exp(-1 \times net)} \quad (2.4)$$

ขั้นตอนที่ 4 คำนวณค่าความผิดพลาดในชั้นเอาต์พุต เมื่อ d_k คือค่าเป้าหมาย O_k ค่าที่คำนวณได้ในชั้นเอาต์พุต

$$\delta_{ok} = \frac{1}{2} (d_k - O_k)(1 - O_k^2), k = 1, 2, 3, \dots, K \quad (2.5)$$

ขั้นตอนที่ 5 คำนวณค่าความผิดพลาดในชั้นซ่อน โดยค่า y_j คือค่า input ค่า δ_{ok} คือค่าความผิดพลาดในชั้นเอาต์พุต และค่า w_{kj} คือค่าถ่วงน้ำหนัก

$$\delta_{yj} = \frac{1}{2} (1 - y_j^2) \sum_{k=1}^K \delta_{ok} w_{kj} \quad , j = 1, 2, \dots, J \quad (2.6)$$

ขั้นตอนที่ 6 คำนวณหาค่าน้ำหนักที่เปลี่ยนไปในชั้นเอาต์พุต เมื่อ η คืออัตราการเรียนรู้ซึ่งมีค่าตั้งแต่ 0 ถึง 1 และ Y_j คือค่าเวกเตอร์ที่มาจากฮิดเดนโนนดที่ j

$$\Delta w = \eta \delta_{ok} Y_j \quad (2.7)$$

ขั้นตอนที่ 7 คำนวณหาค่าน้ำหนักที่เปลี่ยนไปในชั้นซ่อน เมื่อ η คืออัตราการเรียนรู้ซึ่งมีค่าตั้งแต่ 0 ถึง 1 และ Z_i คือค่าอินพุตที่ส่งค่ามายังฮิดเดนโนนดที่ i

$$\Delta w = \eta \delta_{yj} Z_i \quad (2.8)$$

ขั้นตอนที่ 8 ทำการปรับปรุงค่าน้ำหนักใหม่โดยนำผลต่างบวกเข้ากับค่าน้ำหนักเดิม

$$w = w + \Delta w \quad (2.9)$$

เมื่อทำการปรับปรุงค่าน้ำหนักแล้ว กระบวนการดังกล่าวจะทำวนซ้ำจนกว่าจะครบจำนวนรอบที่ผู้ใช้กำหนด หรือมีค่าความผิดพลาดอยู่ในช่วงที่ผู้ใช้กำหนด

บทที่ 3

การวิเคราะห์และออกแบบระบบ

การวิเคราะห์และออกแบบระบบของโครงการจะออกแบบและ พัฒนาโปรแกรม คอมพิวเตอร์โดยนำทฤษฎีโครงข่ายประสาทเทียม โดยใช้เทคนิคการเรียนรู้แบบแบ็กพรอพพาเกชัน (Back propagation) ในการพยากรณ์ราคาทองคำ เพื่อให้สามารถทราบราคาพยากรณ์ล่วงหน้า และเป็นข้อมูลในการตัดสินใจที่จะลงทุนด้านทองคำมีการวิเคราะห์และออกแบบระบบมีขั้นตอนต่างๆ ของกระบวนการพัฒนาระบบเทคโนโลยีสารสนเทศดังนี้

3.1 วางแผนการพัฒนาระบบ (Planning phase)

3.1.1 กำหนดระยะเวลาการดำเนินงาน

ผู้พัฒนาระบบทำการศึกษา วิเคราะห์และออกแบบระบบ รวมไปถึงการพัฒนาระบบตั้งแต่เดือน กันยายน พ.ศ. 2551 และเสร็จสิ้นการดำเนินงานในเดือนกุมภาพันธ์ พ.ศ. 2552 โดยระยะเวลา โดยประมาณสำหรับขั้นตอนต่างๆในการพัฒนาระบบมีดังนี้

ตารางที่ 3.1 แสดงขั้นตอนและระยะเวลาในการพัฒนาระบบ

ขั้นตอนในการพัฒนาระบบ	เดือน 9 2551	เดือน 10 2551	เดือน 11 2551	เดือน 12 2551	เดือน 1 2552
1. วางแผนการพัฒนาระบบ					
2. ศึกษาและเก็บรวบรวมข้อมูล					
3. วิเคราะห์และออกแบบระบบ					
4. พัฒนาระบบ					

3.1.2 เครื่องมือที่ใช้ในการพัฒนาระบบ

ฮาร์ดแวร์

- CPU : Intel Core2 duo T7500 2.2 GHz
- Hard disk: 160 GB
- RAM: 2 GB

ซอฟต์แวร์

- Microsoft Windows XP version 2002 Service Pack 2
- Microsoft Visual Basic 6.0

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- Microsoft Access 2003
- Notepad

3.2 การวิเคราะห์และออกแบบระบบ (Analysis and Design phase)

3.2.1 ความต้องการของระบบ

ความต้องการเชิงฟังก์ชัน (Functional Requirement)

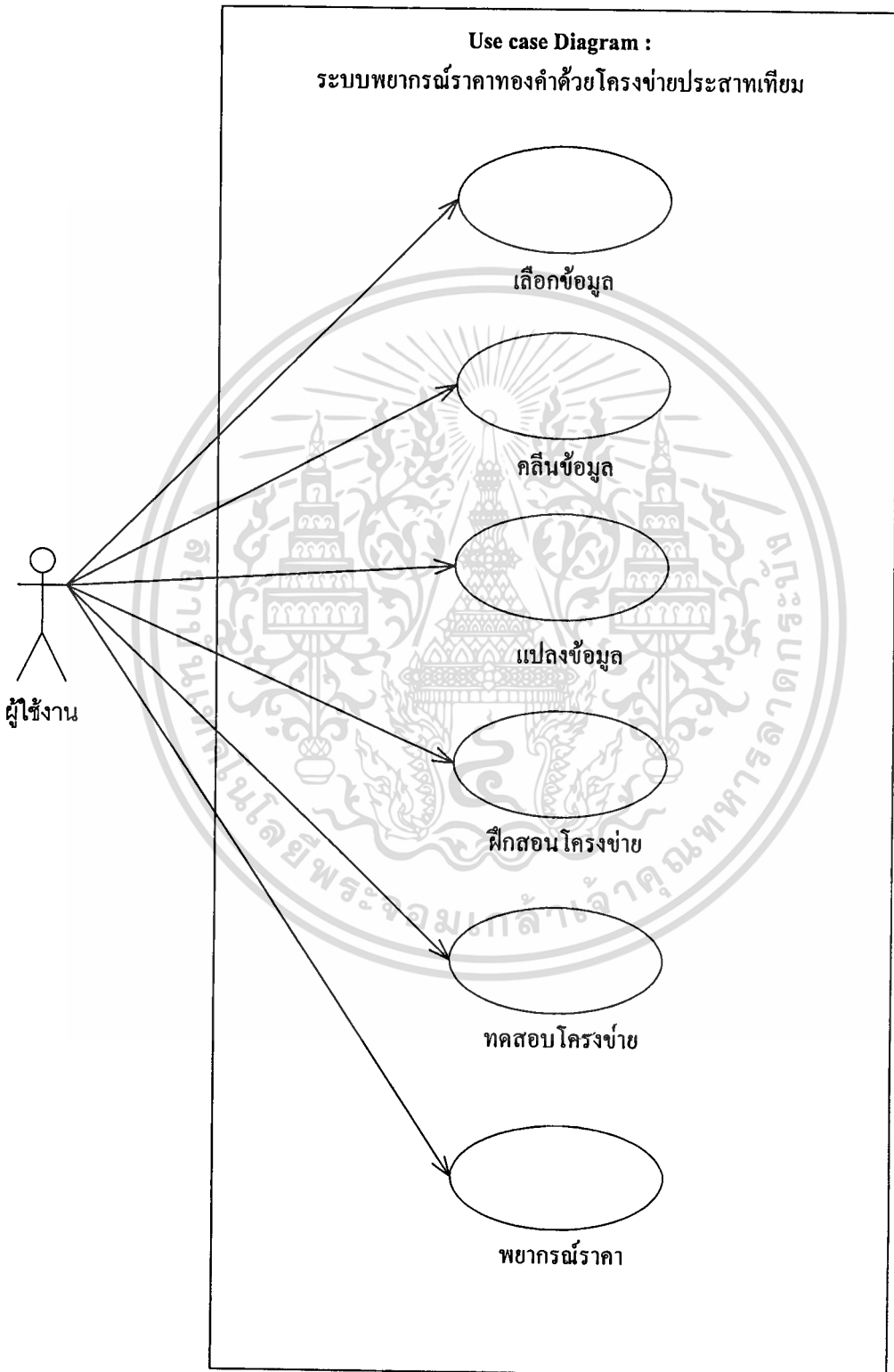
- ระบบสามารถนำเข้าข้อมูลในรูปแบบของแท็กไฟล์(Text file) ซึ่งอยู่ในรูปแบบที่กำหนด
- ระบบสามารถนำเข้าข้อมูลโดยเชื่อมต่อกับฐานข้อมูลได้
- ระบบสามารถแสดงข้อมูลที่นำเข้าได้
- ระบบสามารถแสดงรายละเอียดของชุดข้อมูล ดังนี้ จำนวนข้อมูล (Instant), ค่ามากที่สุดของชุดข้อมูล (Maximum value), ค่าน้อยที่สุดของชุดข้อมูล (Minimum value), ค่าเบี่ยงเบนมาตรฐาน (Standard Deviation), ค่าเฉลี่ย (Average)
- ระบบสามารถสืบข้อมูล และแปลงรูปแบบข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบที่เหมาะสมกับการทำคาน้ำหนึ่งได้
- ระบบสามารถกำหนดจำนวนข้อมูลอินพุต, จำนวนโหนดในชั้นซ่อน, อัตราการเรียนรู้, ค่าความผิดพลาด, จำนวนรอบในการสอน โครงข่ายประสาทเทียมได้
- ระบบสามารถสุ่มค่าน้ำหนักเพื่อเป็นค่าเริ่มต้นในการฝึกสอน โครงข่ายประสาทเทียมได้
- ระบบสามารถฝึกสอนโครงข่ายประสาทเทียมได้
- ระบบสามารถทำการบันทึกค่าน้ำหนัก ที่ได้จากการฝึกสอน โครงข่ายประสาทเทียมได้
- ระบบสามารถนำแบบจำลองที่ได้จากการฝึกสอนมาทำการทำนายราคาทองคำได้

ความต้องการเชิงคุณภาพ (Non Functional Requirement)

- ระบบจะต้องใช้งานง่าย (Usability)
- ระบบสามารถทำงานแะะคำนวณได้อย่างถูกต้อง
- ระบบสามารถทำนายราคาได้ใกล้เคียงกับข้อมูลจริงได้
- ระบบใช้เวลาในการประมวลผลน้อย

3.2.2 วิเคราะห์และออกแบบระบบด้วยยูสเคสไดอะแกรม (Use case diagram)

การวิเคราะห์ระบบด้วยยูสเคสไดอะแกรม จะแสดงให้เห็นถึงส่วนประกอบต่างๆของระบบ



รูปที่ 3.1 แสดงยูสเคสของระบบพยากรณ์ราคาทองคำ

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

อธิบายยูสเคสไดอะแกรม

ตารางที่ 3.2 อธิบายรายละเอียดของยูสเคสไดอะแกรม

ยูสเคส	รายละเอียด
1. เลือกข้อมูล	ผู้ใช้งานสามารถทำการเลือกข้อมูลที่จะทำการฝึกสอน หรือ ทดสอบโครงข่าย รวมไปถึงการพยากรณ์ราคาทองคำ โดยผู้ใช้งานสามารถเลือกข้อมูลจากแท็กไฟล์ (Text file) หรือเลือกข้อมูลได้จากการเชื่อมต่อกับฐานข้อมูล
2. คลีนข้อมูล	เมื่อผู้ใช้งานทำการเลือกข้อมูล ผู้ใช้งานสามารถทำการเลือกคลีนข้อมูล เพื่อจัดการกับข้อมูลที่ผิดปกติ และสามารถนำไปใช้งานได้ อย่างถูกต้อง
3. แปลงข้อมูล	ผู้ใช้งานสามารถทำการแปลงข้อมูลเพื่อให้อยู่ในรูปแบบที่เหมาะสมกับการฝึกสอน หรือทดสอบ โครงข่ายประสาทเทียม
4. ฝึกสอนโครงข่าย	ระบบจะทำการฝึกสอน โครงข่ายประสาทเทียม โดยผู้ใช้งานจะต้องทำการกำหนดค่าอินพุต และจำนวน โหนดในชั้นซ่อน เมื่อผู้ใช้งานทำการกำหนดค่าเรียบร้อยแล้ว ระบบจะทำการลุ่มค่าน้ำหนักเพื่อเริ่มต้นการฝึกสอน โครงข่าย
5. ทดสอบโครงข่าย	เมื่อทำการฝึกสอน โครงข่ายและได้รูปแบบที่เหมาะสมแล้ว จะสามารถทำการทดสอบ โครงข่าย โดยดูจากค่าความผิดพลาด ว่ารูปแบบของ โครงข่ายที่ทำการทดสอบมีความถูกต้องหรือไม่
6. ทำนายราคา	ระบบสามารถพยากรณ์ราคาทองคำ โดยผู้ใช้งานจะทำการเลือกรูปแบบ โครงข่ายที่ทำการฝึกสอน มาทำการพยากรณ์ราคาทองคำ

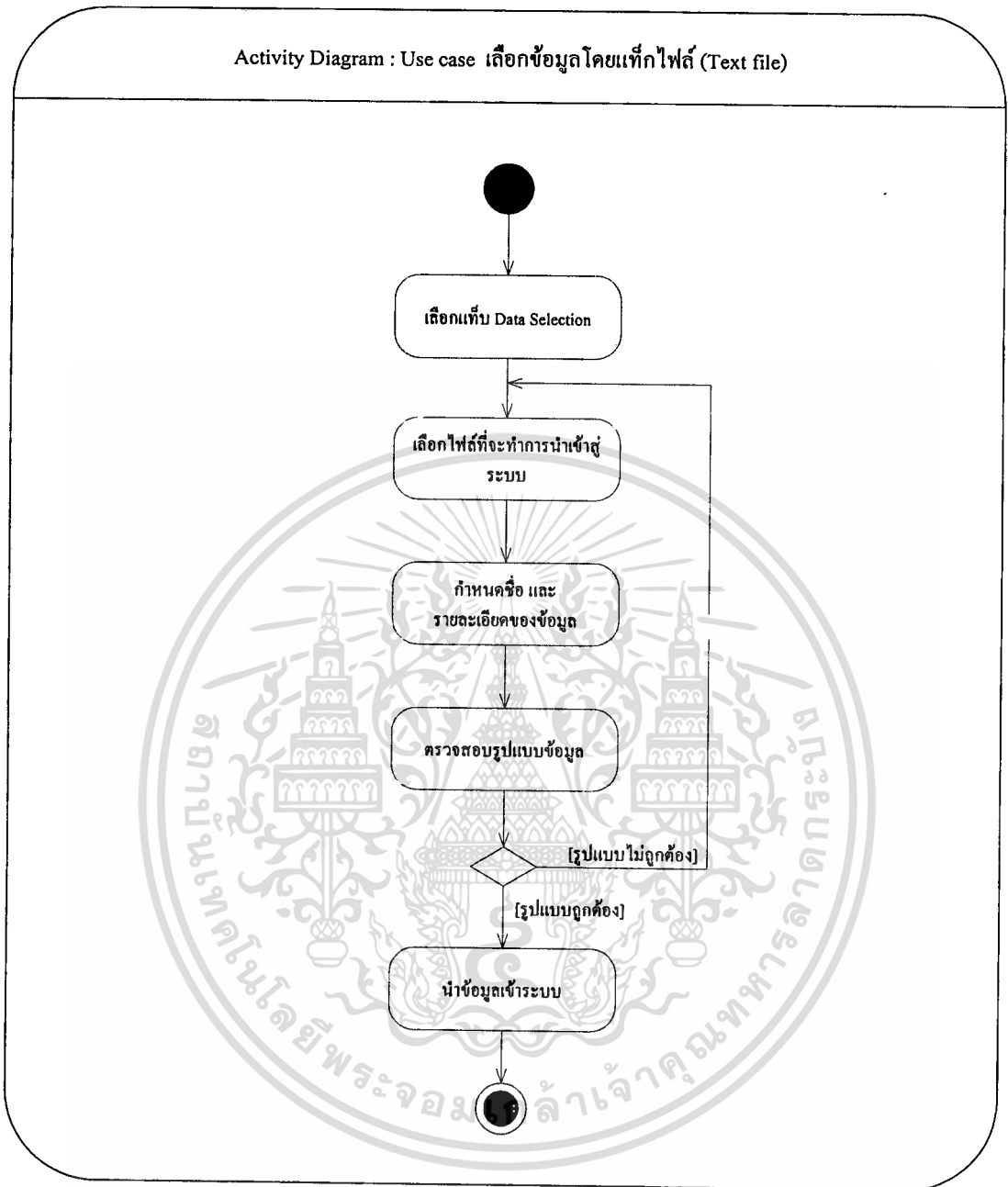
3.2.3 การวิเคราะห์และออกแบบระบบด้วยแอกทิวิตีไดอะแกรม (Activity Diagram)

3.2.3.1 แอกทิวิตีไดอะแกรมการนำข้อมูลเข้าระบบด้วยแท็กไฟล์

ในส่วนของการเลือกข้อมูล ผู้ใช้ระบบสามารถนำเข้าข้อมูลโดยแท็กไฟล์ (Text file) โดยผู้ใช้งานทำการเลือกแท็บ Data Selection จากนั้นทำการเลือก Import Text file และเลือกไฟล์ที่ต้องการนำเข้าระบบ กำหนดชื่อชุดข้อมูล และรายละเอียดของชุดข้อมูล เมื่อทำระบบข้อมูลเรียบร้อยแล้ว ระบบจะทำการตรวจสอบรูปแบบของข้อมูลที่นำเข้ามา หากไฟล์ที่นำเข้ามีรูปแบบไม่ถูกต้อง ระบบจะแสดงบรรทัดที่มีรูปแบบไม่ถูกต้องของไฟล์ ผู้ใช้จะต้องทำการตรวจสอบไฟล์ ทำการแก้ไข และนำเข้าไฟล์อีกครั้ง หากไฟล์ที่นำเข้ามีรูปแบบที่ถูกต้อง ระบบจะแสดงชุดข้อมูล และสามารถดำเนินการในขั้นตอนถัดไปได้

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

Activity Diagram : Use case เลือกข้อมูลโดยแท็กไฟล์ (Text file)

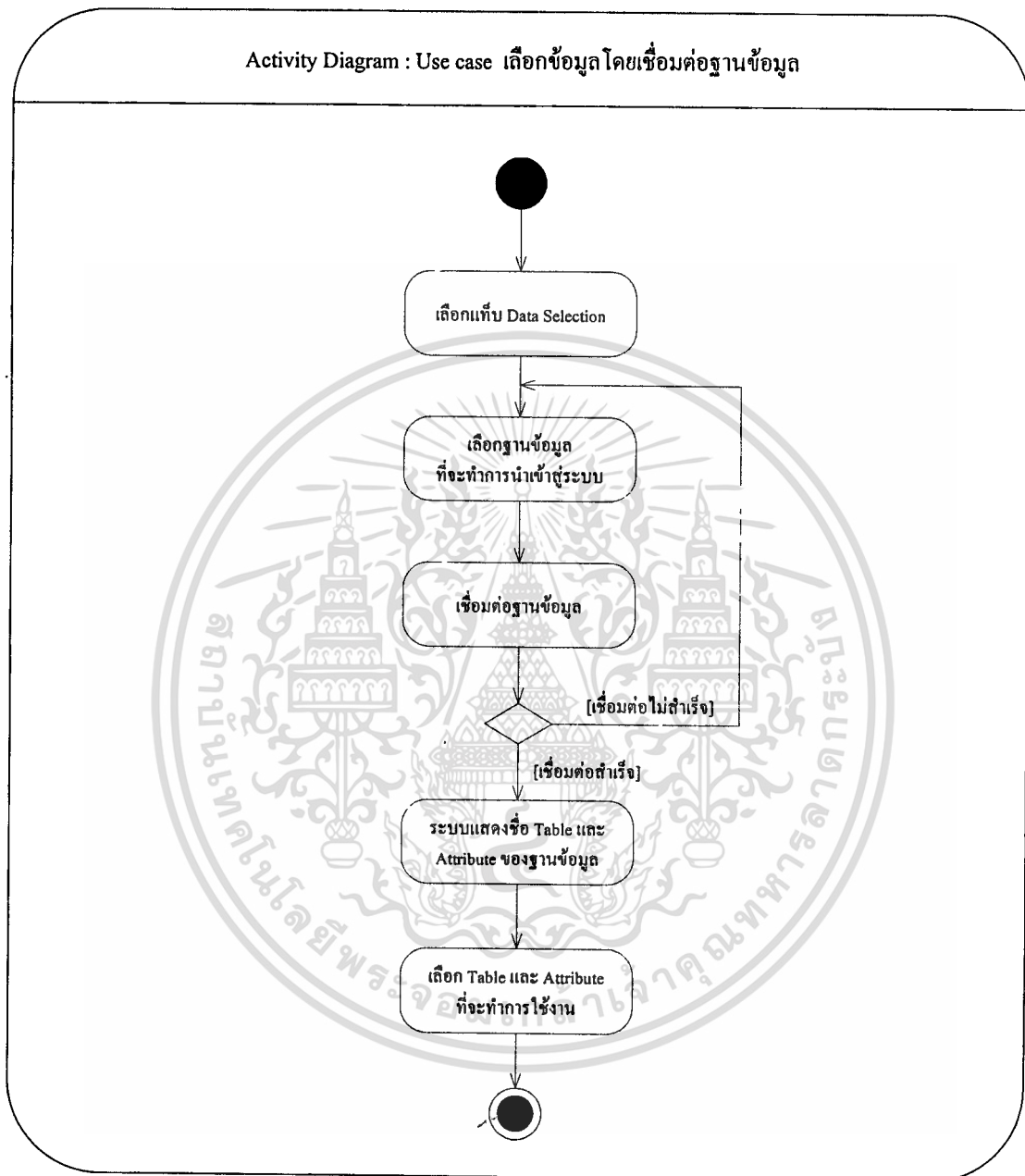


รูปที่ 3.2 แอกทिवิตีไดอะแกรมการนำข้อมูลเข้าระบบด้วยแท็กไฟล์

3.2.3.2 แอกทिवิตีไดอะแกรมการนำข้อมูลเข้าระบบโดยการเชื่อมต่อฐานข้อมูล

ในส่วนของการเลือกข้อมูล ผู้ใช้ระบบสามารถนำเข้าสู่ข้อมูลโดยทำการเชื่อมต่อกับฐานข้อมูล (Database) โดยผู้ใช้ทำการเลือกแท็ก Data Selection จากนั้นทำการเลือก Import DB และทำการเลือกฐานข้อมูล ระบบจะทำการเชื่อมต่อฐานข้อมูล ซึ่งหากทำการเชื่อมต่อไม่สำเร็จ ผู้ใช้งานจะต้องทำการตรวจสอบและทำการเชื่อมต่อฐานข้อมูลอีกครั้ง หากทำการเชื่อมต่อ

ฐานข้อมูลสำเร็จ ระบบจะทำการแสดงชื่อตารางที่อยู่ในฐานข้อมูลและคอลัมน์ โดยผู้ใช้งานจะทำการเลือกคอลัมน์เพื่อนำไปใช้งานในขั้นตอนต่อไป

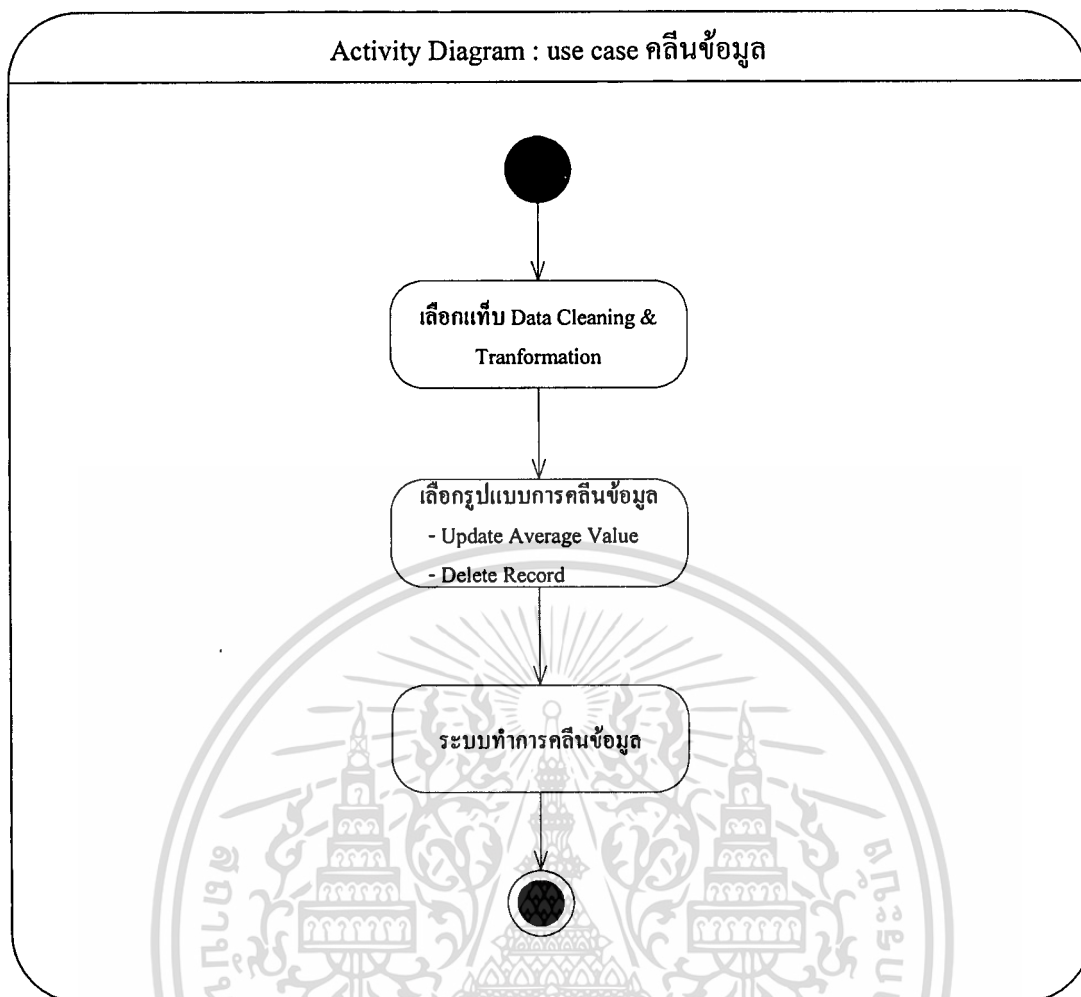


รูปที่ 3.3 แอคทิวิตีไดอะแกรมการนำข้อมูลเข้าระบบโดยการเชื่อมต่อฐานข้อมูล

3.2.3.3 แอคทิวิตีไดอะแกรมแสดงการคลีนข้อมูล

การทำการคลีนข้อมูลระบบจะทำการคลีนข้อมูลตามขั้นตอนดังนี้ ผู้ใช้งานเลือกแท็บ Data Cleaning & Transformation และทำการเลือกวิธีการคลีนข้อมูล จากนั้นระบบจะทำการคลีนข้อมูลตามที่ผู้ใช้งานทำการเลือก

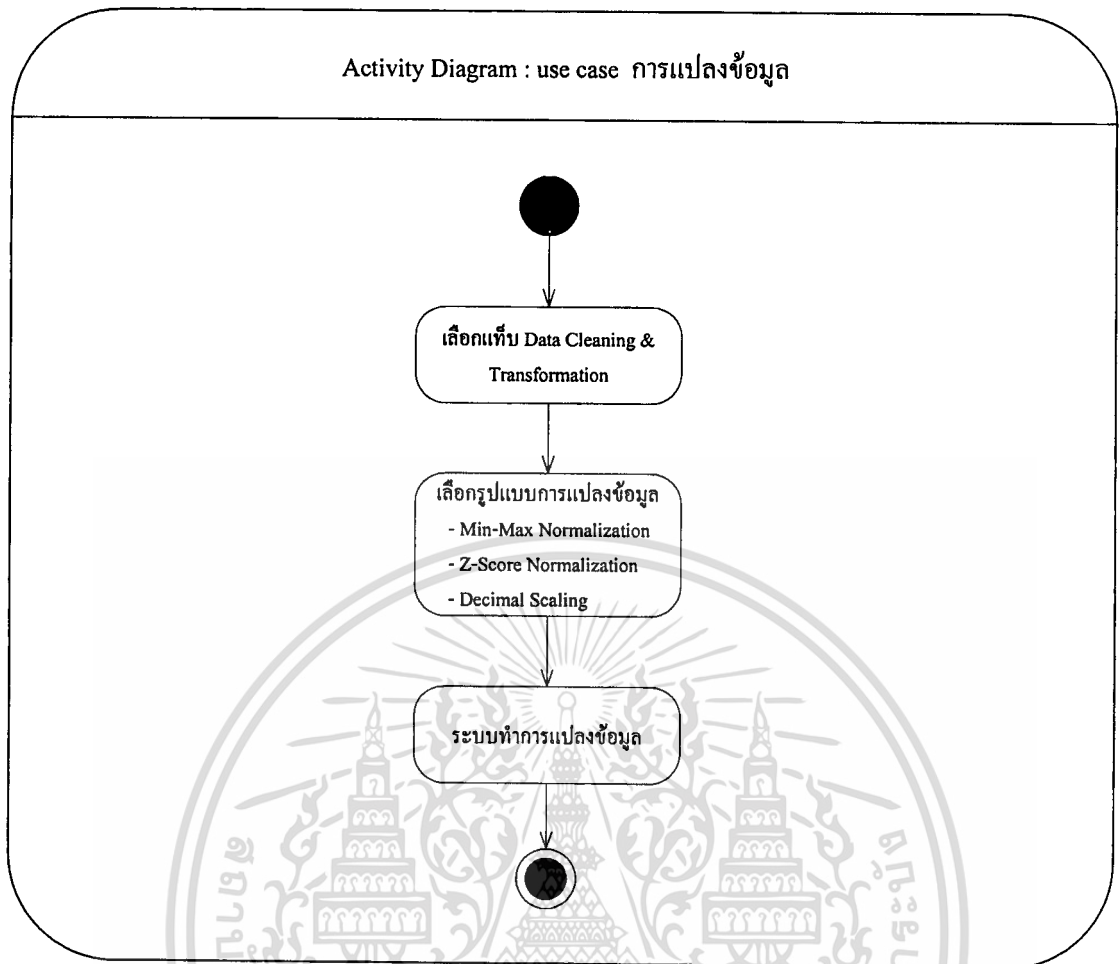
เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้



รูปที่ 3.4 แอกทिवิตีไดอะแกรมแสดงการคลีนข้อมูล

3.2.3.4 แอกทिवิตีไดอะแกรมแสดงการแปลงข้อมูล

การแปลงข้อมูล ผู้ใช้จะต้องทำการเลือกเก็บ Data Cleaning & Transformation จากนั้นทำการเลือกประเภทของการแปลงข้อมูล Min-Max Normalization, Z-Score Normalization, Decimal Scaling ฉะนั้นระบบจะทำการแปลงข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบที่ผู้ใช้ทำการเลือก

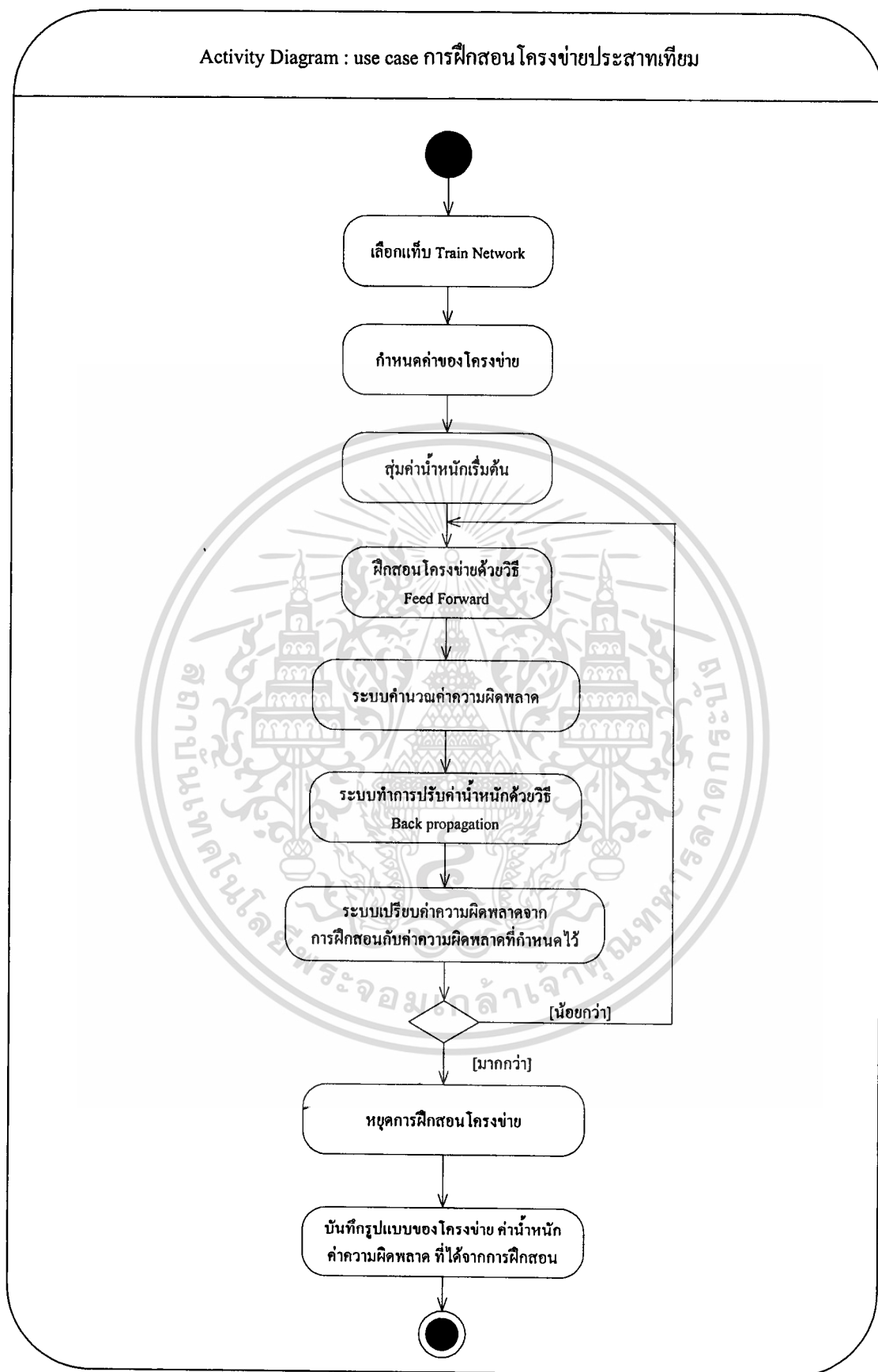


รูปที่ 3.5 แอคทิวิตี้ไดอะแกรมแสดงการแปลงข้อมูล

3.2.3.4 แอคทิวิตี้ไดอะแกรมการฝึกสอนโครงข่าย

การฝึกสอนโครงข่าย ผู้ใช้จะต้องทำการเลือกเก็บ Train Network และทำการกำหนดค่าสำหรับโครงข่าย เมื่อทำการฝึกสอนระบบจะทำการสุ่มค่าน้ำหนักเพื่อเป็นค่าเริ่มต้นสำหรับการฝึกสอนโครงข่าย ระหว่างที่ระบบทำการฝึกสอนโครงข่าย ระบบจะทำการคำนวณค่าความผิดพลาดและปรับค่าน้ำหนักด้วยวิธีแบ็คพรอพาเกชัน เมื่อสิ้นสุดการฝึกสอน ผู้ใช้สามารถทำการบันทึกรูปแบบโครงข่าย ซึ่งสามารถนำไปใช้ในการทดสอบ หรือพยากรณ์ได้

Activity Diagram : use case การฝึกสอนโครงข่ายประสาทเทียม

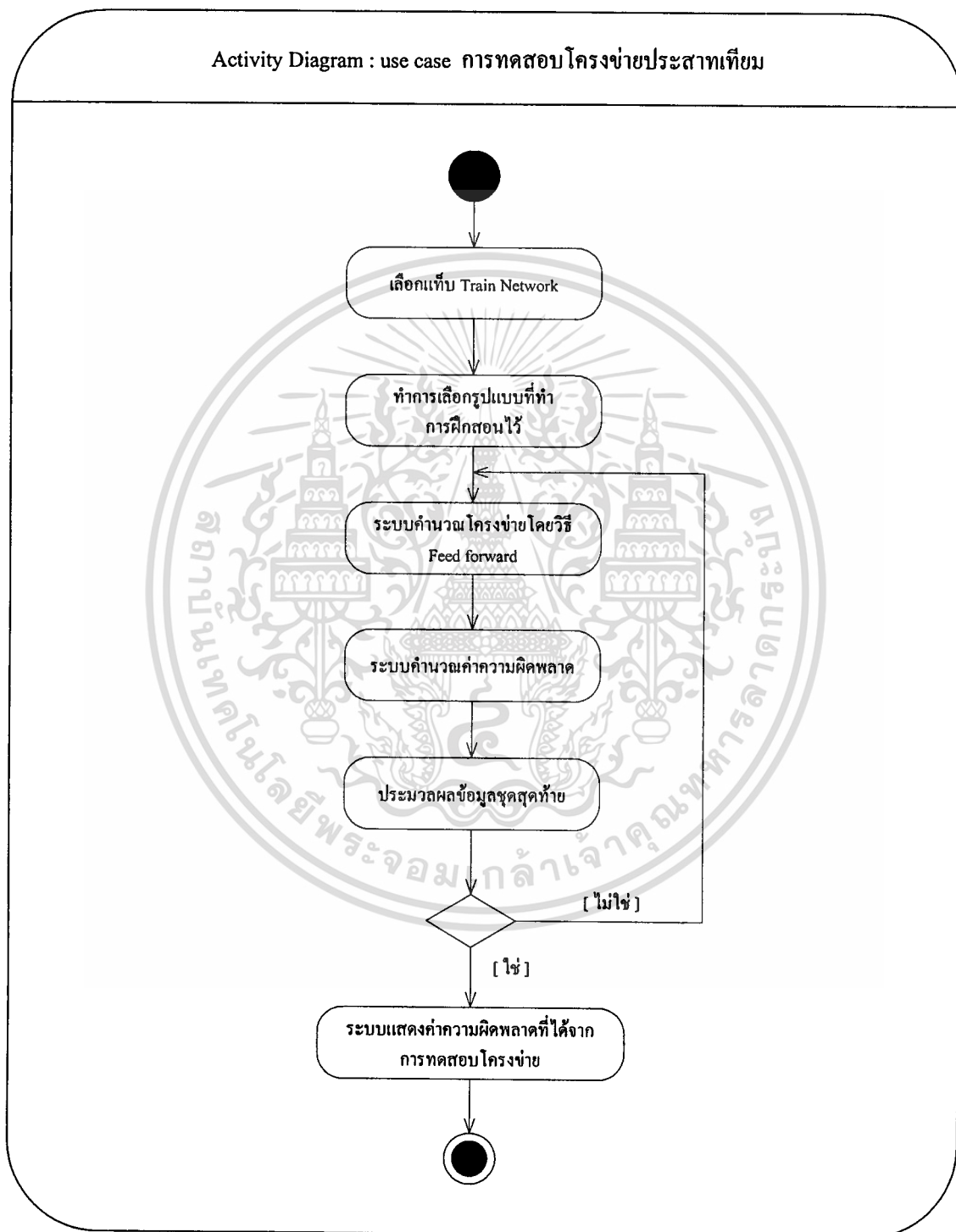


รูปที่ 3.6 แอกทิวิตีไดอะแกรมการฝึกสอนโครงข่าย

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

3.2.3.5 แอคทิวิตี้ไดอะแกรมการทดสอบโครงข่ายประสาทเทียม

การทดสอบโครงข่ายประสาทเทียม ผู้ใช้ทำการเลือกแท็บ Train Network และทำการเลือกรูปแบบของโครงข่ายที่ได้ทำการฝึกสอนไว้

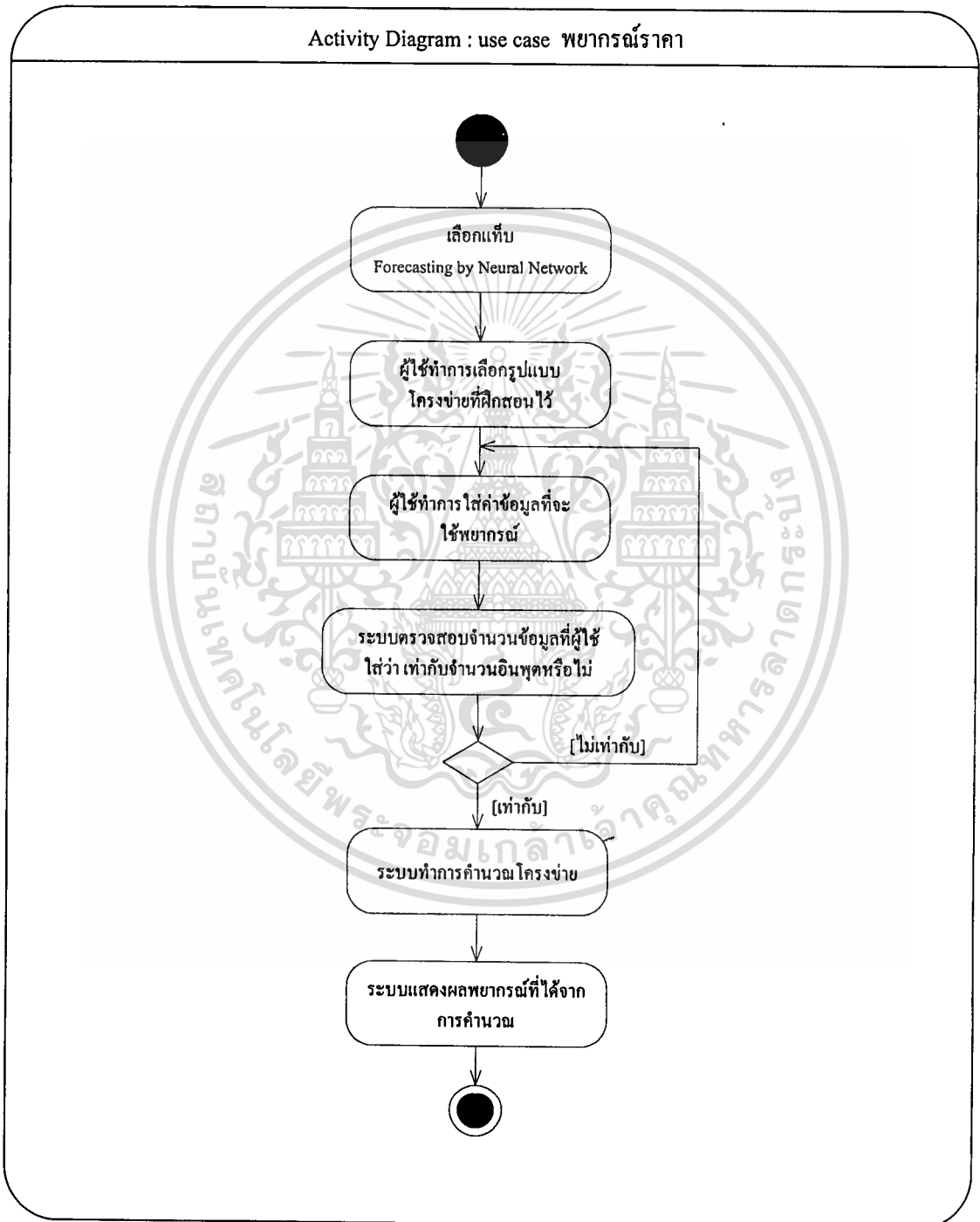


รูปที่ 3.7 แอคทิวิตี้ไดอะแกรมการทดสอบโครงข่าย

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

3.2.3.6 แอคทิวิตี้ไดอะแกรมพยากรณ์ราคา

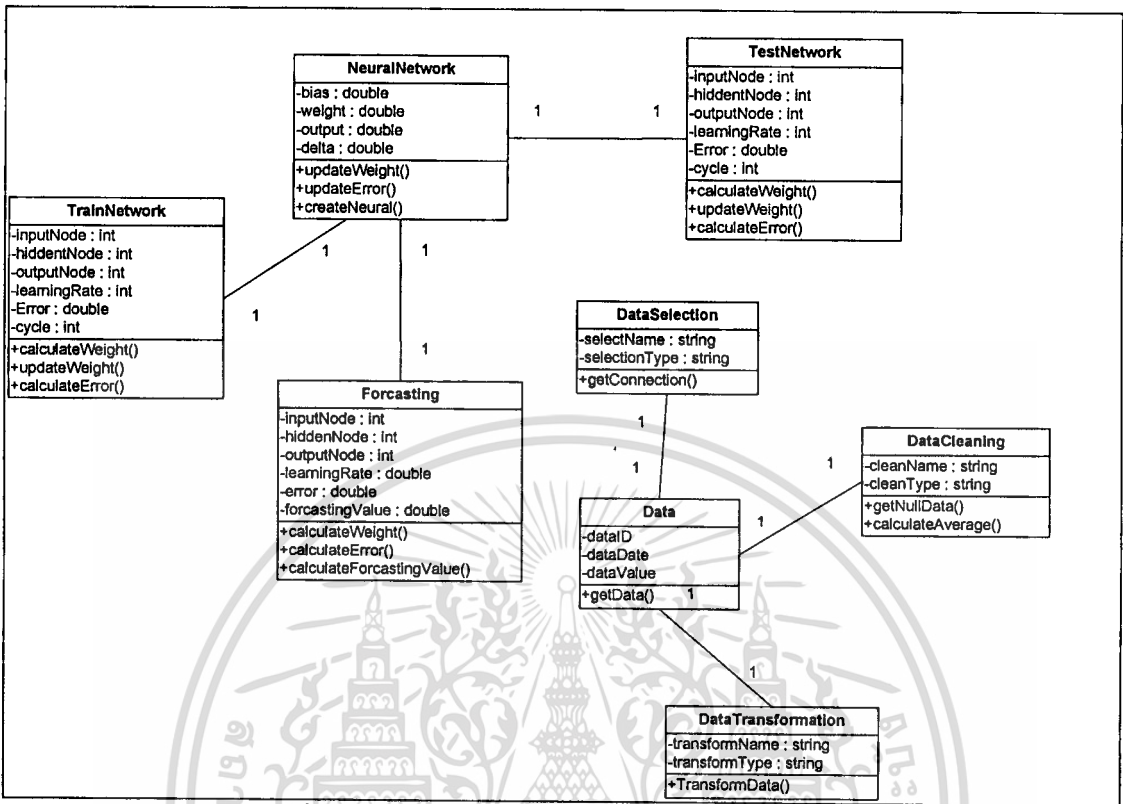
การพยากรณ์ราคา ผู้ใช้ทำการเลือกแท็บ Forecasting by Neural Network จากนั้นทำการเลือกรูปแบบของโครงข่ายที่ได้ทำการฝึกสอนไว้ ผู้ใช้ทำการระบุค่าอินพุต โดยจำนวนอินพุตที่ใส่จะต้องเท่ากับจำนวนของอินพุตโหนด ระบบทำการคำนวณ และแสดงราคาพยากรณ์



รูปที่ 3.8 แอคทิวิตี้ไดอะแกรมพยากรณ์ราคา

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

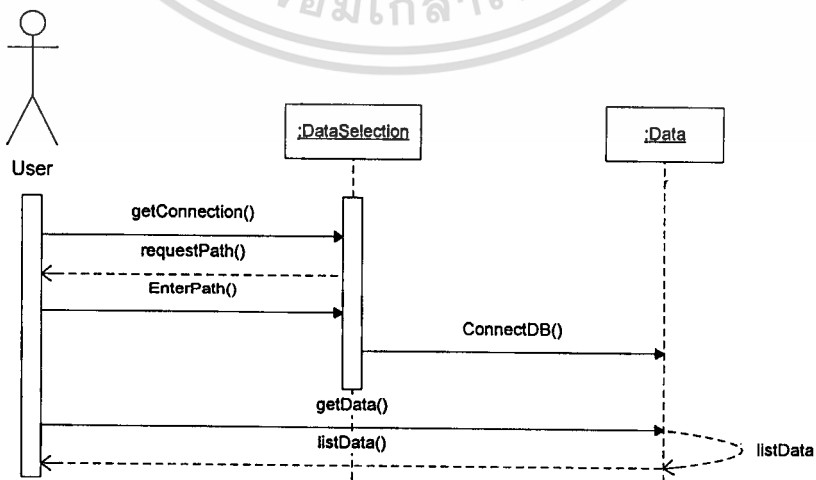
3.2.4 การวิเคราะห์และออกแบบระบบด้วยคลาสไดอะแกรม



รูปที่ 3.9 คลาสไดอะแกรมระบบพยากรณ์ราคาทองคำ

3.2.5 การวิเคราะห์และออกแบบโดย Sequence Diagram

Sequence Diagram จะแสดงถึงลำดับขั้นตอนการทำงาน โดยอธิบายการทำงานของแต่ละยูสเคส ซึ่งทำงานผ่านอ็อบเจ็กต์ต่างๆ ดังนี้

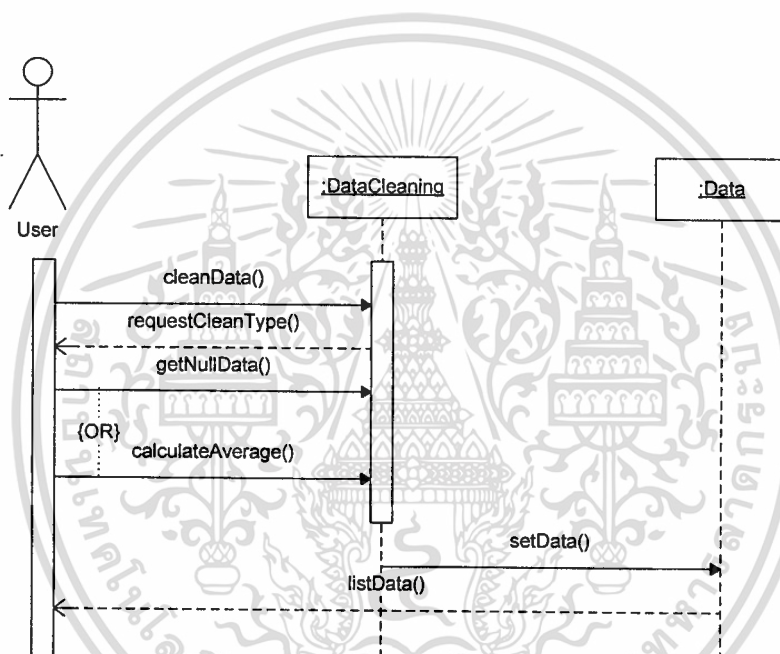


รูปที่ 3.10 ซีควเอนซ์ไดอะแกรมการเลือกข้อมูล

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่นิยมนำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ตารางที่ 3.3 รายละเอียดประกอบซีเควนซ์โคแอมแกรมของการเลือกข้อมูล

วัตถุประสงค์	เลือกข้อมูล
เงื่อนไขเริ่มต้น	ผู้ใช้งานทำการเลือกข้อมูล
อินพุต	Path ที่อยู่ของข้อมูล
เอาต์พุต	แสดงข้อมูล
รายละเอียดการทำงาน	<ol style="list-style-type: none"> 1. ผู้ใช้งานทำการระบุ Path ข้อมูล และทำการเชื่อมต่อ 2. แสดงข้อมูล

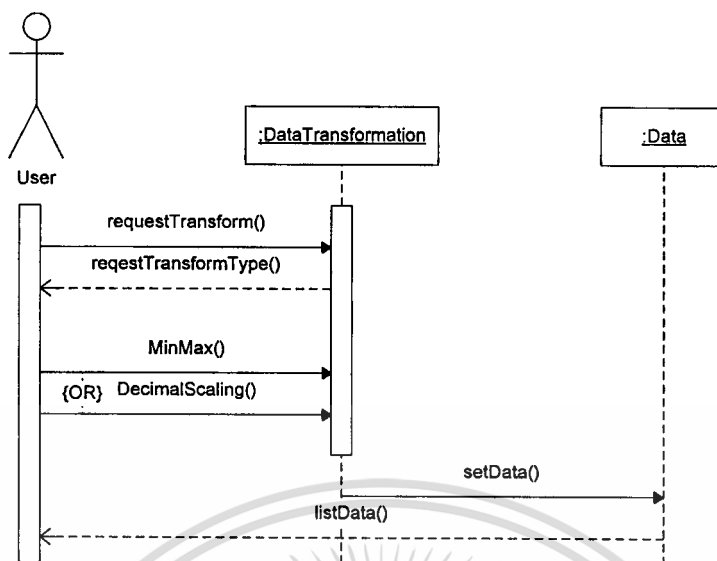


รูปที่ 3.11 ซีเควนซ์โคแอมแกรมการคลีนข้อมูล

ตารางที่ 3.4 รายละเอียดประกอบซีเควนซ์โคแอมแกรมของการเลือกข้อมูล

วัตถุประสงค์	ทำการคลีนข้อมูล
เงื่อนไขเริ่มต้น	ผู้ใช้งานทำการเลือกคลีนข้อมูล
อินพุต	ชุดข้อมูล และวิธีการคลีนข้อมูล
เอาต์พุต	ข้อมูลที่ถูกลีน
รายละเอียดการทำงาน	<ol style="list-style-type: none"> 1. ผู้ใช้งานทำการระบุวิธีการคลีนข้อมูล และทำการคลีนข้อมูล 2. แสดงข้อมูลที่ถูกลีน

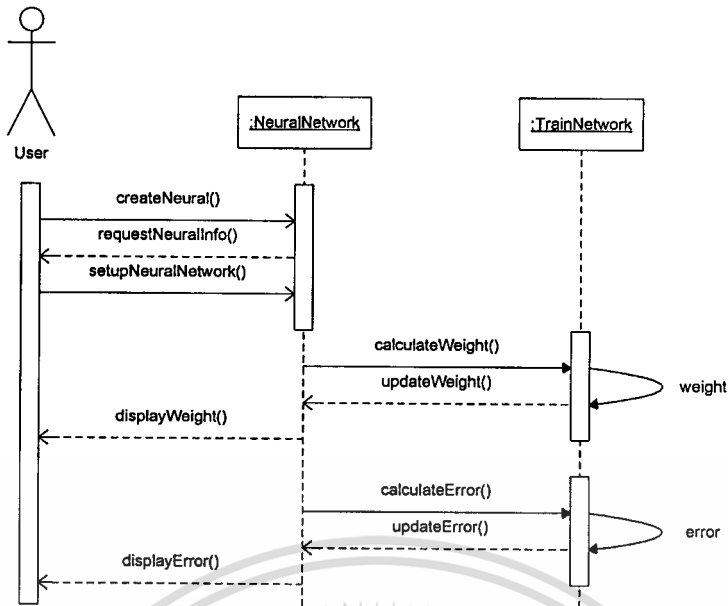
เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้



รูปที่ 3.12 ซีควเอนซ์ไดอะแกรมแสดงการแปลงข้อมูล

ตารางที่ 3.5 รายละเอียดประกอบซีควเอนซ์ไดอะแกรมของการแปลงข้อมูล

วัตถุประสงค์	ทำการแปลงข้อมูล
เงื่อนไขเริ่มต้น	ผู้ใช้ทำการเลือกแปลงข้อมูล
อินพุต	ชุดข้อมูล และวิธีการแปลงข้อมูล
เอาต์พุต	ข้อมูลที่ถูกแปลงรูปแบบ
รายละเอียดการทำงาน	<ol style="list-style-type: none"> 1. ผู้ใช้ทำการระบุวิธีการแปลงข้อมูล และทำการแปลงข้อมูล 2. แสดงข้อมูลที่ทำกรแปลง

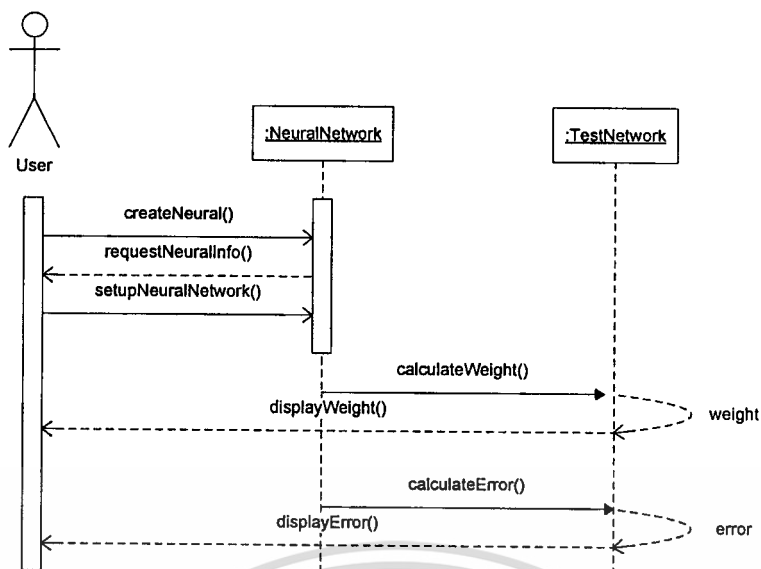


รูปที่ 3.13 ซีควเอนซ์ไดอะแกรมแสดงการฝึกสอนโครงข่ายประสาทเทียม

ตารางที่ 3.6 รายละเอียดประกอบซีควเอนซ์ไดอะแกรมของการฝึกสอนโครงข่ายประสาทเทียม

วัตถุประสงค์	ทำการฝึกสอนโครงข่ายประสาทเทียม
เงื่อนไขเริ่มต้น	ผู้ใช้ทำการสร้างโครงข่ายประสาทเทียม
อินพุต	ชุดข้อมูล และข้อมูลโครงข่ายประสาทเทียม
เอาต์พุต	ค่าน้ำหนัก และค่าความผิดพลาดของโครงข่ายประสาทเทียม
รายละเอียดการทำงาน	<ol style="list-style-type: none"> 1. ผู้ใช้ทำการสร้างโครงข่ายประสาทเทียม 2. ผู้ใช้ทำการกำหนดค่าให้กับโครงข่ายประสาทเทียม 3. เรียกฟังก์ชัน <code>calculateWeight()</code> เพื่อคำนวณค่าถ่วงน้ำหนัก 4. ทำการปรับปรุงค่าน้ำหนักให้กับโครงข่ายประสาทเทียม และแสดงผล 5. เรียกฟังก์ชัน <code>calculateError()</code> เพื่อคำนวณหาค่าความผิดพลาดของโครงข่ายประสาทเทียม 6. ทำการปรับปรุงค่าความผิดพลาดให้กับโครงข่ายประสาทเทียม และแสดงผล

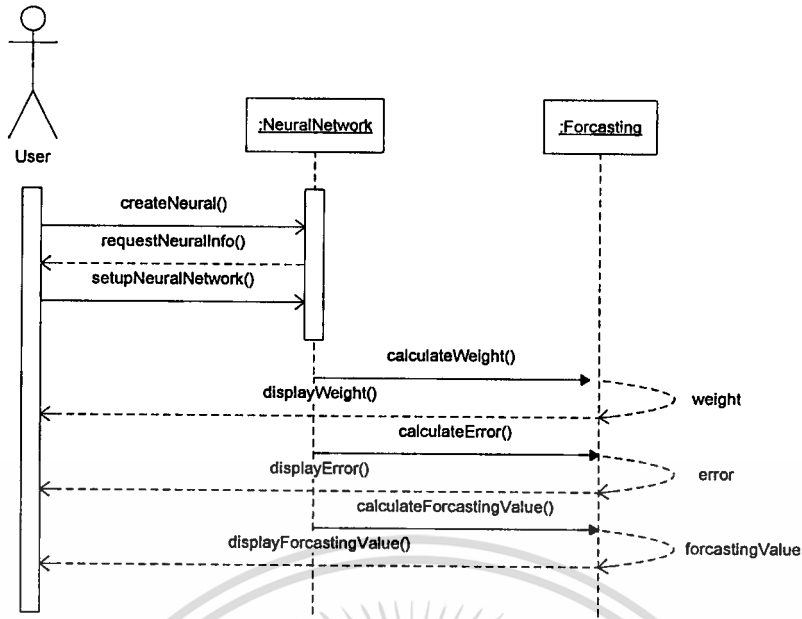
เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้



รูปที่ 3.14 ซีควেনซ์ไดอะแกรมแสดงการทดสอบ โครงข่ายประสาทเทียม

ตารางที่ 3.7 รายละเอียดประกอบซีควেনซ์ไดอะแกรมของการทดสอบ โครงข่ายประสาทเทียม

วัตถุประสงค์	ทำการทดสอบ โครงข่ายประสาทเทียม
เงื่อนไขเริ่มต้น	ผู้ใช้งานสร้าง โครงข่ายประสาทเทียม
อินพุต	ชุดข้อมูล และข้อมูล โครงข่ายประสาทเทียม
เอาต์พุต	ค่าน้ำหนัก และค่าความผิดพลาดของโครงข่ายประสาทเทียม
รายละเอียดการทำงาน	<ol style="list-style-type: none"> 1. ผู้ใช้งานสร้าง โครงข่ายประสาทเทียม 2. ผู้ใช้งานกำหนดค่าให้กับ โครงข่ายประสาทเทียม 3. เรียกฟังก์ชัน <code>calculateWeight()</code> เพื่อคำนวณค่าถ่วงน้ำหนัก 4. แสดงค่าถ่วงน้ำหนักที่คำนวณได้ 5. เรียกฟังก์ชัน <code>calculateError()</code> เพื่อคำนวณหาค่าความผิดพลาดของโครงข่ายประสาทเทียม 6. แสดงค่าความผิดพลาดที่คำนวณได้



รูปที่ 3.15 ซีควเอนซ์ไดอะแกรมแสดงการพยากรณ์ราคา

ตารางที่ 3.8 รายละเอียดประกอบซีควเอนซ์ไดอะแกรมของการพยากรณ์ราคา

วัตถุประสงค์	ทำการพยากรณ์ราคา
เงื่อนไขเริ่มต้น	ผู้ใช้ทำการสร้างโครงข่ายประสาทเทียม
อินพุต	ชุดข้อมูล และข้อมูลโครงข่ายประสาทเทียม
เอาต์พุต	ค่าน้ำหนัก ค่าความผิดพลาดของโครงข่ายประสาทเทียม และค่าที่พยากรณ์ได้
รายละเอียดการทำงาน	<ol style="list-style-type: none"> 1. ผู้ใช้ทำการสร้างโครงข่ายประสาทเทียม 2. ผู้ใช้ทำการกำหนดค่าให้กับโครงข่ายประสาทเทียม 3. เรียกฟังก์ชัน calculateWeight() เพื่อคำนวณค่าถ่วงน้ำหนัก 4. แสดงค่าถ่วงน้ำหนักที่คำนวณได้ 5. เรียกฟังก์ชัน calculateError() เพื่อคำนวณหาค่าความผิดพลาดของโครงข่ายประสาทเทียม 6. แสดงค่าความผิดพลาดที่คำนวณได้ 7. เรียกฟังก์ชัน calculateForecastingValue() เพื่อทำการคำนวณหาค่าพยากรณ์ 8. แสดงค่าที่พยากรณ์ได้

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

3.2.6 การทำงานของเมธอดที่สำคัญ

- **calculateWeight()**

Begin

get learningRate

get InputValue

get ErrorValue

$\text{diffWeight} = (\text{learningRate}) * (\text{InputValue}) * (\text{ErrorValue})$

$\text{Weight} = \text{oldWeight} + \text{diffWeight}$

End

- **calculateError()**

Begin

get outputValue

get targetVaue

$\text{error} = ((\text{targetVaue} - \text{outputValue})(1 - \text{outputValue}^2))/2$

End

- **MinMax()**

Function MinMax(minData,maxData, Data,minNew , maxNew)

$\text{minMax} = (((\text{Data} - \text{minData}) / (\text{maxData} - \text{minData})) * (\text{maxNew} - \text{minNew}))$

+ minNew

End Function

- **decimalScaling()**

Function decimalScaling(DataValues)

$\text{decimalScaling} = \text{DataValues} / 10000$

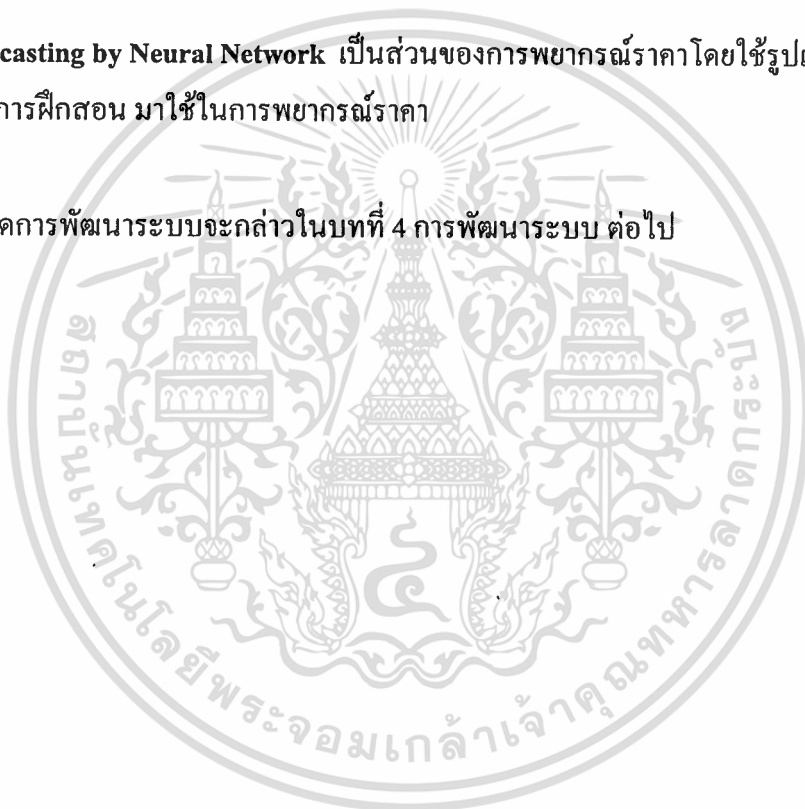
End Function

3.3 การพัฒนาระบบ (Implementation phase)

ในส่วนของการพัฒนาระบบผู้พัฒนาใช้ Microsoft Visual basic 6.0 ในการพัฒนาระบบ โดยระบบจะแบ่งการทำงานออกเป็น 4 ส่วน คือ

- **Data Selection** ในส่วนนี้ผู้ใช้สามารถเลือกวิธีการนำเข้าข้อมูลได้ 2 แบบ คือ รูปแบบของแท็กไฟล์ และทำการเชื่อมต่อฐานข้อมูล
- **Data cleaning and Transformation** เป็นส่วนสำหรับการคลีนข้อมูล และทำการแปลงข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบที่เหมาะสมที่จะนำไปใช้งานต่อไป
- **Train Network** เป็นส่วนของการฝึกสอน รวมไปถึงการทดสอบ โครงข่ายที่ทำการฝึกสอนไว้
- **Forecasting by Neural Network** เป็นส่วนของการพยากรณ์ราคาโดยใช้รูปแบบโครงข่ายที่ทำการฝึกสอน มาใช้ในการพยากรณ์ราคา

ซึ่งรายละเอียดการพัฒนาระบบจะกล่าวในบทที่ 4 การพัฒนาระบบ ต่อไป



บทที่ 4

การพัฒนาและใช้งานระบบ

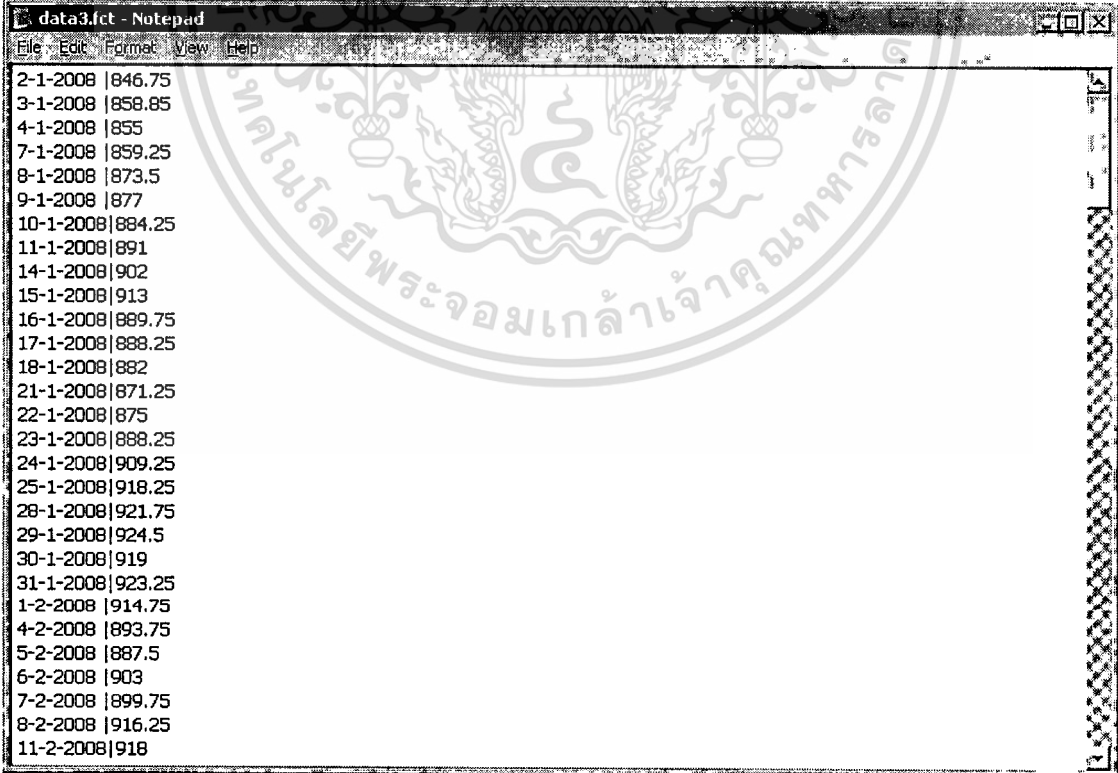
ในส่วนของการพัฒนาโปรแกรมจะพัฒนาด้วย Visual Basic 6.0 และใช้ฐานข้อมูล Microsoft Access 2003 โดยแบ่งโปรแกรมออกเป็น 4 ส่วน คือ Data Selection, Data cleaning and Transformation, Train Network, Forecasting by Neural Network

4.1 การเลือกข้อมูล (Data Selection)

การเลือกข้อมูลในส่วนนี้จะเป็นส่วนสำหรับนำข้อมูลเข้าสู่ระบบ ซึ่งถูกแบ่งย่อยเป็น 2 ส่วน คือ การนำเข้าข้อมูลโดยโหลดแท็กไฟล์ (Text file) และ การนำเข้าข้อมูลโดยเชื่อมต่อกับฐานข้อมูล (Database)

4.1.1 การนำเข้าข้อมูลโดยโหลดแท็กไฟล์ (Text file)

การนำเข้าข้อมูลโดยการโหลดแท็กไฟล์นั้น แท็กไฟล์จะต้องอยู่ในรูปแบบที่กำหนดคือ จะต้องประกอบด้วย วันที่ และ ราคา โดยข้อมูลทั้งสองจะต้องถูกคั่นด้วยเครื่องหมาย “|”

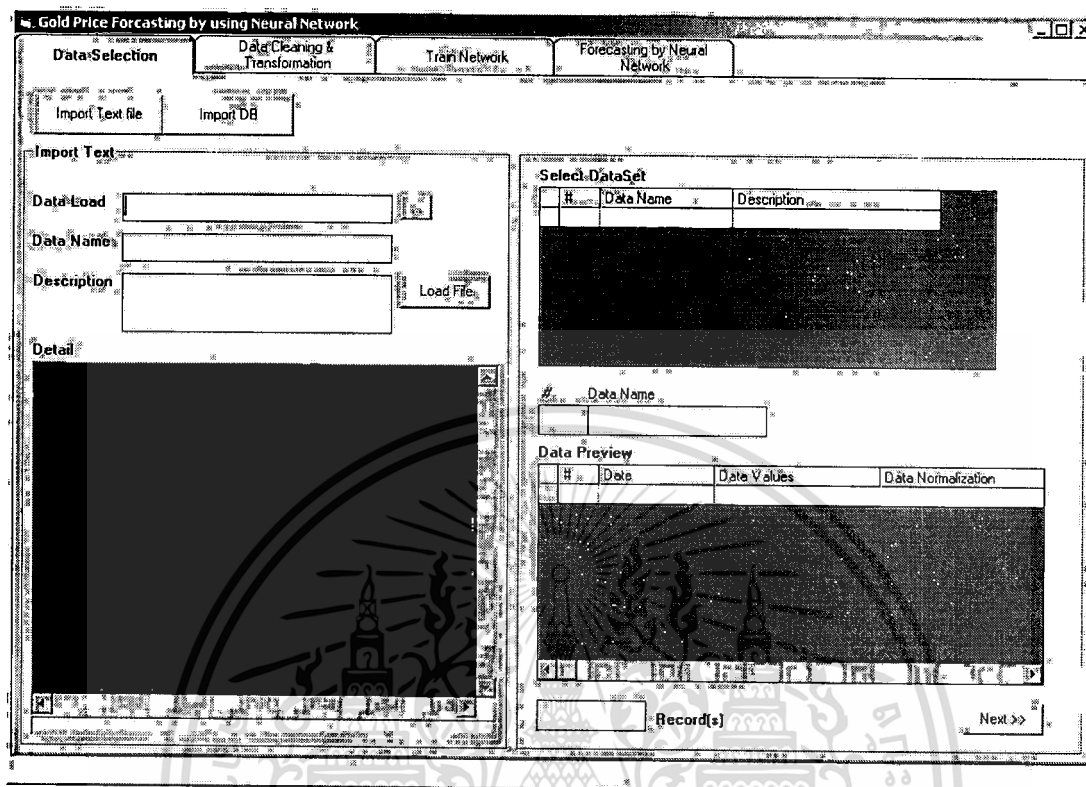


2-1-2008		846.75
3-1-2008		858.85
4-1-2008		855
7-1-2008		859.25
8-1-2008		873.5
9-1-2008		877
10-1-2008		884.25
11-1-2008		891
14-1-2008		902
15-1-2008		913
16-1-2008		889.75
17-1-2008		888.25
18-1-2008		882
21-1-2008		871.25
22-1-2008		875
23-1-2008		888.25
24-1-2008		909.25
25-1-2008		918.25
28-1-2008		921.75
29-1-2008		924.5
30-1-2008		919
31-1-2008		923.25
1-2-2008		914.75
4-2-2008		893.75
5-2-2008		887.5
6-2-2008		903
7-2-2008		899.75
8-2-2008		916.25
11-2-2008		918

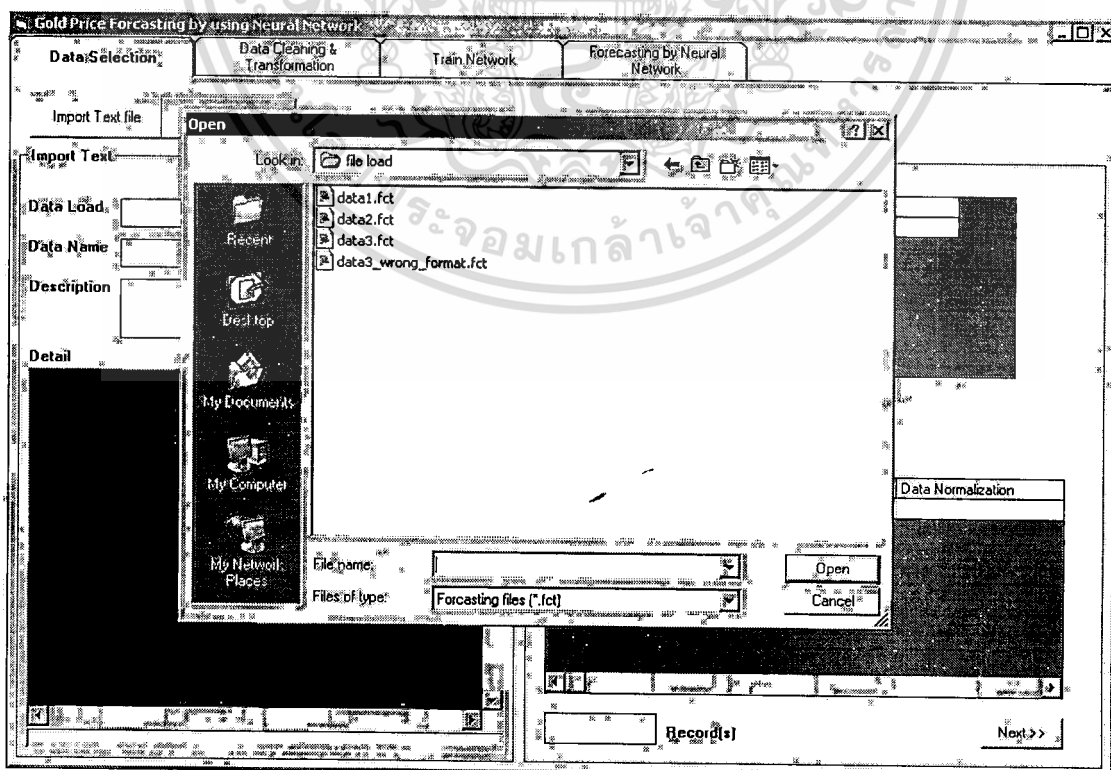
รูปที่ 4.1 แสดงแท็กไฟล์สำหรับโหลดเข้าระบบ

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ลักษณะของไฟล์ในคอลัมน์แรกจะเป็นวันที่ของราคาทองคำ และจะค้นด้วยเครื่องหมาย “|” โดยค่าที่อยู่ในคอลัมน์ที่สองจะเป็นราคาทองคำ

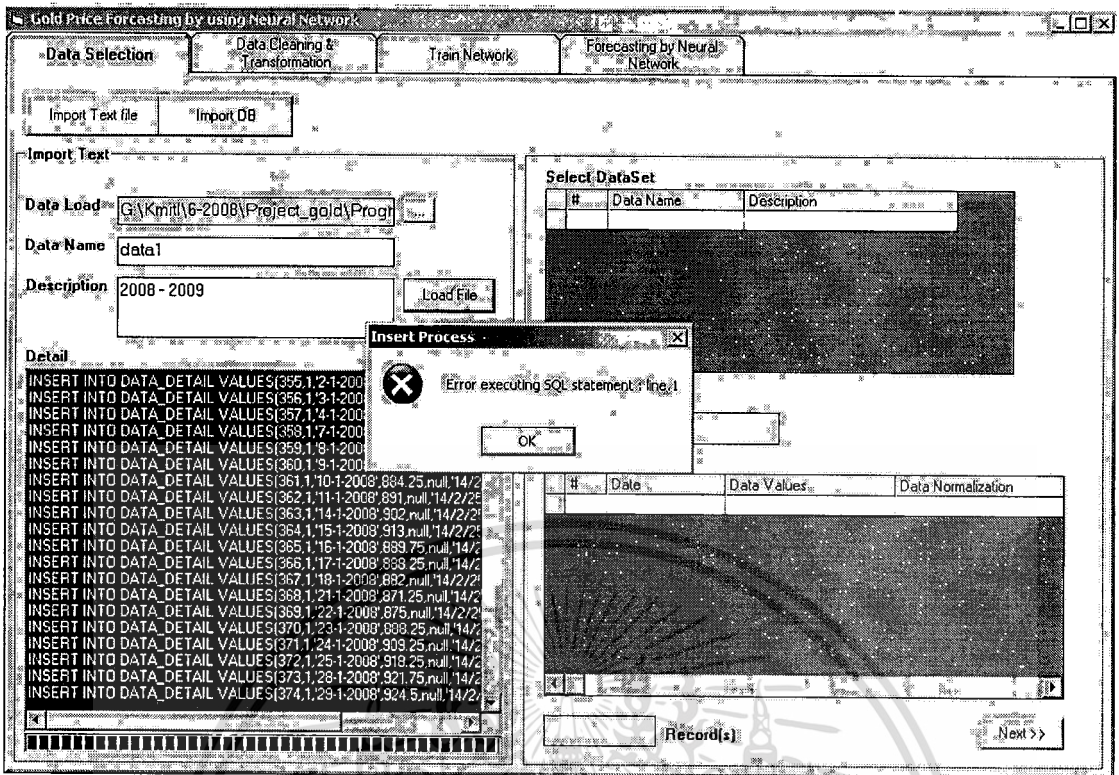


รูปที่ 4.2 แสดงโปรแกรมโหลดข้อมูลด้วยเท็กซ์ไฟล์ (Text file)

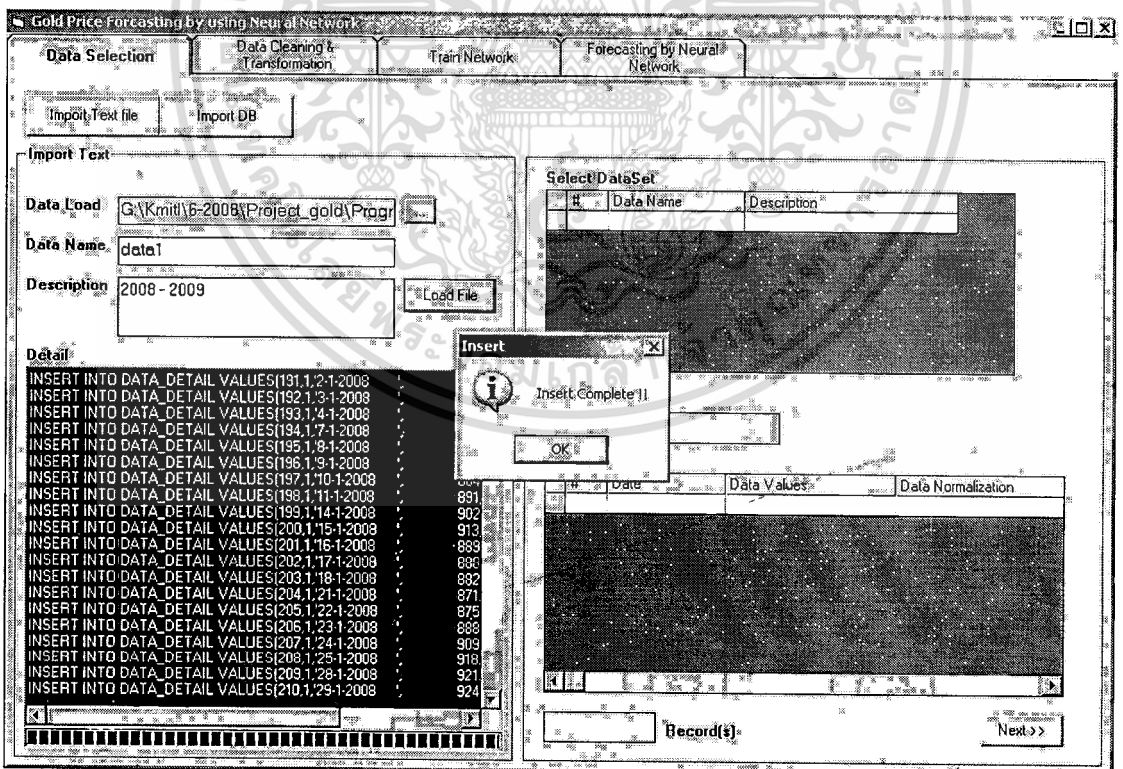


รูปที่ 4.3 แสดงการเลือกไฟล์

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้



รูปที่ 4.4 แสดงข้อความผิดพลาดจากการโหลดข้อมูล



รูปที่ 4.5 แสดงข้อความโหลดไฟล์ได้สมบูรณ์

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ขั้นตอนการนำเข้าไฟล์มีอัลกอริทึมดังนี้

Begin

For line = 1 to Number of line

If column1 is number and column2 is date then

Insert Record

Else

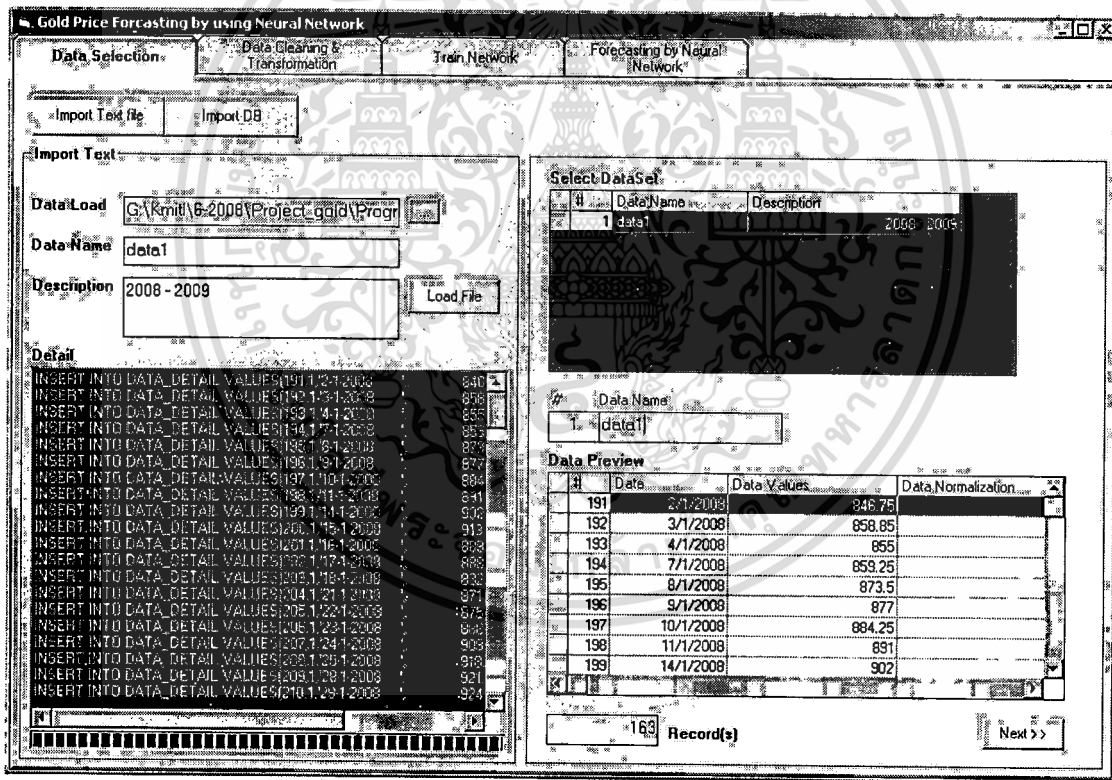
Rollback all record

Exit

End if

Next line

End



รูปที่ 4.6 แสดงรายละเอียดของข้อมูลที่ทำการ โหลด

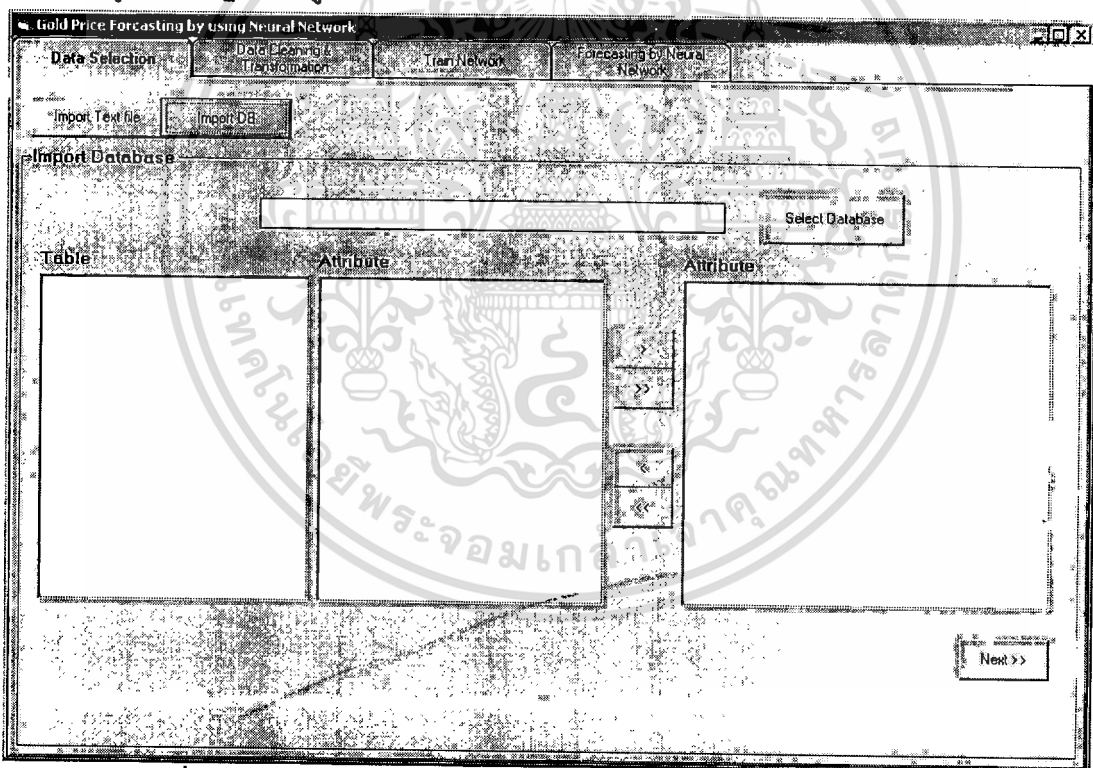
- ในส่วนของ Data Load ผู้ใช้จะต้องทำการเลือกไฟล์ ที่จะทำการโหลด โดยไฟล์ที่ทำการเลือกจะมีนามสกุลไฟล์เป็น *.fct (ตามรูป 4.3)
- เมื่อผู้ใช้งานทำการเลือกไฟล์แล้ว จะทำการกำหนดชื่อของข้อมูล และรายละเอียดของข้อมูล

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าการณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

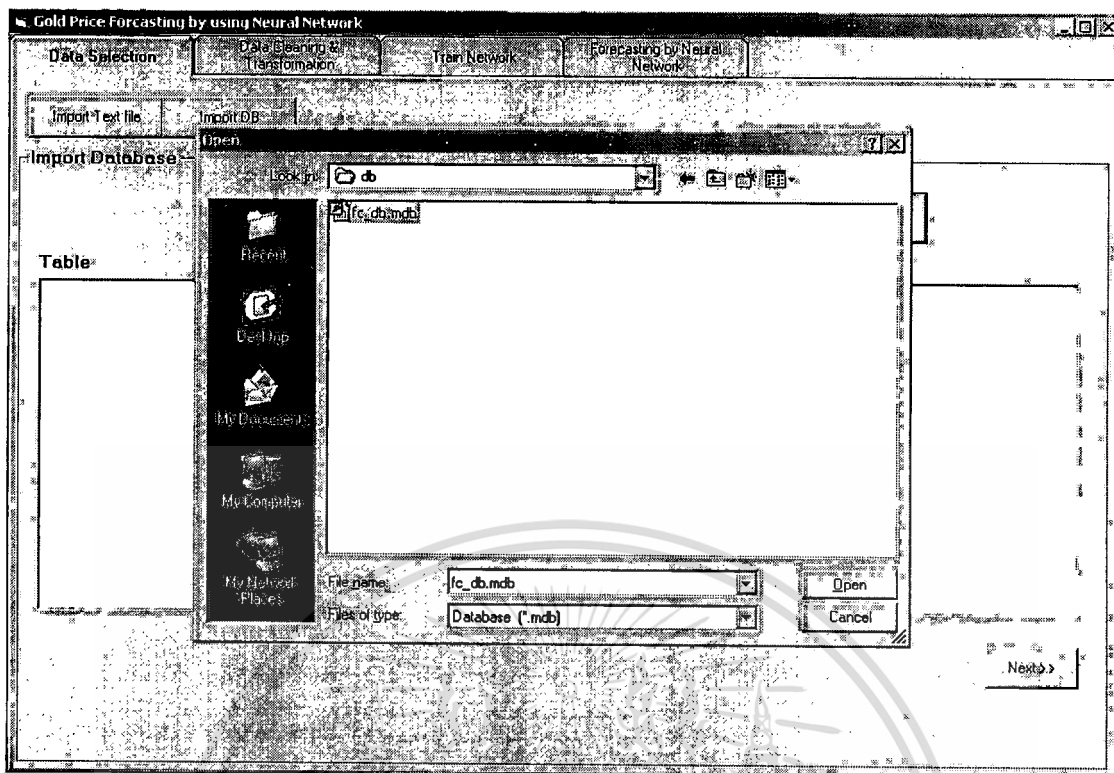
- เมื่อทำการกำหนดค่าต่างๆ ผู้ใช้จะทำการกดโหลดไฟล์ ระบบจะทำการโหลดไฟล์ หากไฟล์อยู่ในรูปแบบที่ถูกต้องข้อมูลต่างๆ จะถูกโหลดลงฐานข้อมูลของโปรแกรม แต่หากรูปแบบของไฟล์ไม่อยู่ในรูปแบบที่กำหนด ระบบจะแจ้งเตือนบรรทัดที่มีรูปแบบที่ไม่ถูกต้อง และจะทำการยกเลิกการโหลดข้อมูลทั้งหมด(ตามรูปที่ 4.4)
- หากรูปแบบไฟล์ที่ทำการโหลดมีรูปแบบที่ถูกต้อง จะสามารถทำการโหลดไฟล์ และแสดงข้อมูลที่ทำการโหลดในส่วนของ “Select Data set” สำหรับให้ผู้ใช้ทำการเลือกชุดข้อมูลไปใช้งานในขั้นตอนถัดไป
- เมื่อทำการเลือกชุดข้อมูลที่ต้องการแล้ว ผู้ใช้จะต้องทำการกดปุ่ม “Next >>”

4.1.2 การนำเข้าข้อมูลโดยเชื่อมต่อฐานข้อมูล (Database)

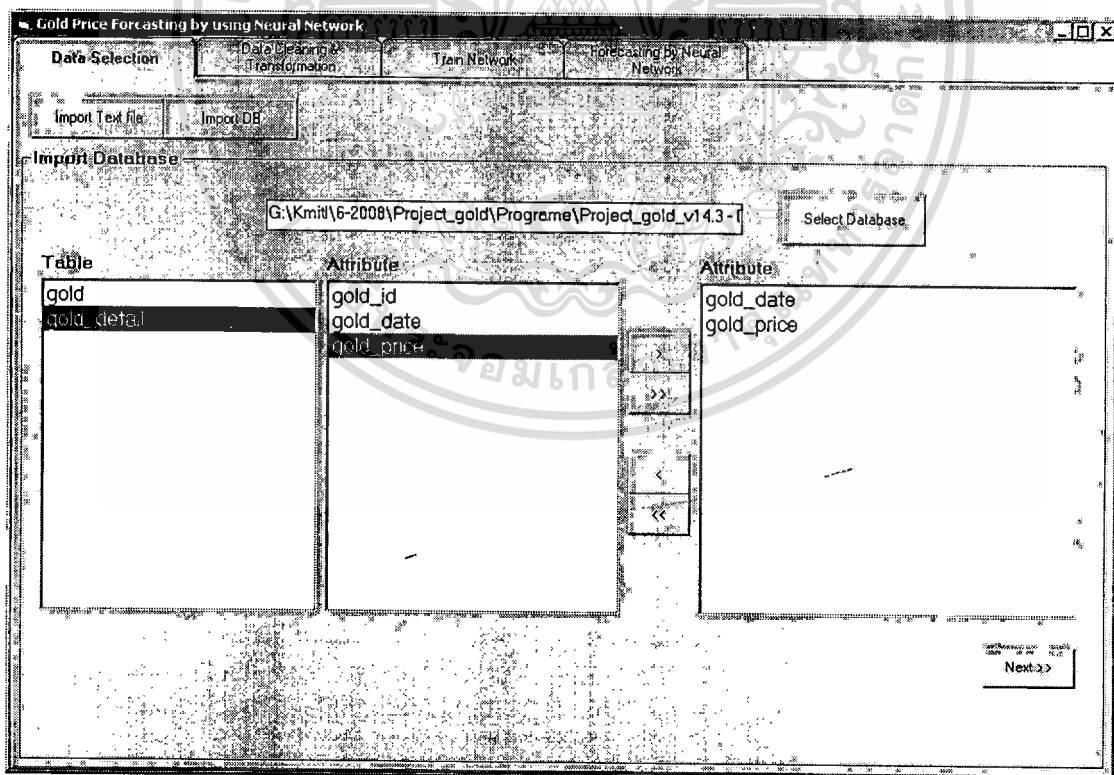
การนำเข้าข้อมูลเข้า โดยทำการเชื่อมต่อฐานข้อมูล ผู้พัฒนาได้พัฒนาระบบให้สามารถรองรับการนำเข้าข้อมูลเข้าจากฐานข้อมูล Microsoft Access 2003



รูปที่ 4.7 แสดงโปรแกรมส่วนการนำเข้าข้อมูลโดยการเชื่อมต่อฐานข้อมูล



รูปที่ 4.8 แสดงการเลือกไฟล์ฐานข้อมูล



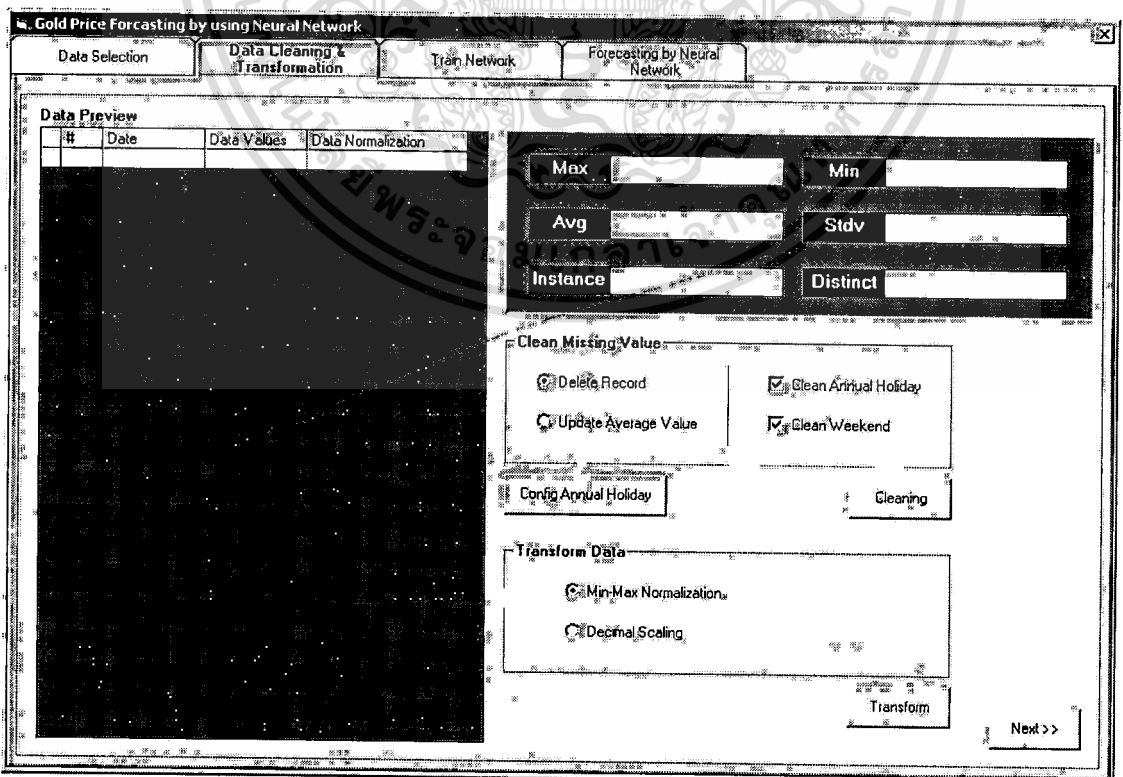
รูปที่ 4.9 แสดงการเลือกตารางและเลือกคอลัมน์

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- ในส่วนของการนำข้อมูลเข้าโดยการเชื่อมต่อฐานข้อมูล ผู้ใช้งานจะต้องทำการเลือกฐานข้อมูล โดยกดปุ่ม select Database (ตามรูปที่ 4.7)
- หลังจากที่ทำกรเลือกฐานข้อมูลแล้วระบบจะทำการเชื่อมต่อฐานข้อมูลและทำการแสดงรายชื่อตารางที่อยู่ในฐานข้อมูล
- ผู้ใช้ทำการเลือกตารางที่จะนำข้อมูลไปใช้งาน เมื่อเลือกตาราง ระบบจะแสดงคอลัมน์ที่อยู่ในตารางนั้น และให้ผู้ใช้ทำการเลือกคอลัมน์ โดยผู้ใช้จะต้องเลือกคอลัมน์ที่เป็นวันที่และราคาทองคำ (ตามรูป 4.8)
- เมื่อผู้ใช้ทำการเลือกข้อมูลเรียบร้อยแล้ว ทำการกดปุ่ม Next เพื่อดำเนินการในขั้นตอนต่อไป

4.2 การคลีนข้อมูลและการแปลงข้อมูล (Data cleaning and Transformation)

การคลีนข้อมูลและการแปลงข้อมูลในส่วนนี้จะประกอบด้วยกรคลีนข้อมูล โดยผู้ใช้สามารถเลือกวิธีการคลีนข้อมูลได้สองวิธีคือ ลบข้อมูลที่ไม่มีค่า (Null) ออกจากชุดข้อมูล หรือ ใส่ค่าเฉลี่ยให้กับข้อมูลที่ไม่มีค่า (Null) นอกจากการคลีนข้อมูลแล้ว โปรแกรมส่วนนี้ยังประกอบด้วยส่วนของการแปลงข้อมูลซึ่งมีการแปลงข้อมูลได้ตามวิธีคือ Min-Max Normalization, Z-Score Normalization, Decimal Scaling



รูปที่ 4.10 แสดงโปรแกรมส่วนการคลีนข้อมูล และการแปลงข้อมูล

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น เมื่อนูญาติเห็นไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ขั้นตอนการคืนข้อมูลมีอัลกอริทึมดังนี้

Begin

For record = 1 to Number of record

If data value is null then

If option Delete is True then

Delete record

Else

Update Average value

End if

End if

Next record

End

#	Date	Data Values	Data Normalization
1	02/01/2009	874.5	
2	05/01/2009	863.5	
3	06/01/2009	848.25	
4	07/01/2009	848.5	
5	08/01/2009	855.75	
6	09/01/2009	847.25	
7	12/01/2009	827	
8	13/01/2009	826.5	
9	14/01/2009	821.5	
10	15/01/2009	810	
11	16/01/2009	833.75	
12	19/01/2009	833	
13	20/01/2009	853.25	
14	21/01/2009	849.25	
15	22/01/2009	860	
16	23/01/2009	875.75	
17	26/01/2009	910.25	
18	27/01/2009	897.5	
19	28/01/2009	895.25	
20	29/01/2009	892.25	
21	30/01/2009	919.5	
22	02/02/2009	918.25	
23	03/02/2009	904.5	
24	04/02/2009	905	
25	05/02/2009	920	
26	06/02/2009	913	
27	09/02/2009	895	
28	10/02/2009	909.75	
29	11/02/2009	920	

รูปที่ 4.11 แสดงข้อมูลก่อนทำการแปลงข้อมูล

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

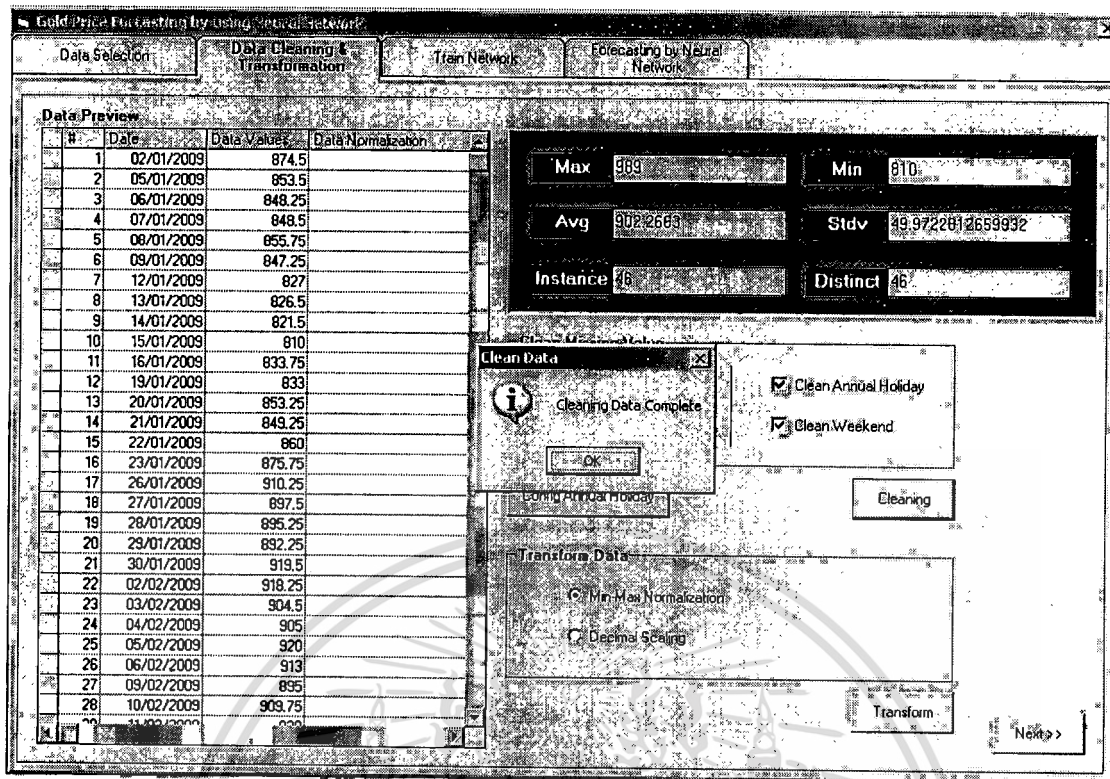
หลังจากที่ผู้ใช้ทำการเลือกข้อมูล และทำการกด Next มาอยู่ในส่วนของ Data cleaning & Transformation ระบบจะทำการแสดงข้อมูลต่างๆของชุดข้อมูลที่ผู้ใช้ได้ทำการเลือก

- Max :** ค่ามากที่สุดของชุดข้อมูล
- Min :** ค่าน้อยที่สุดของชุดข้อมูล
- Avg :** ค่าเฉลี่ยของชุดข้อมูล
- Stdv :** ค่าเบี่ยงเบนมาตรฐานของชุดข้อมูล
- Instance:** จำนวนข้อมูล
- Distinct :** จำนวนข้อมูล ไม่นับค่าซ้ำ

ในส่วนของ Data Preview จะแสดงข้อมูลที่ได้จากการเลือกในขั้นตอนแรก โดยจะประกอบด้วย คอลัมน์วันที่ และราคาทองคำ

Max	1011125	Min	7885
Avg	8073871	Stdv	18007380511055
Instance	153	Distinct	83

รูปที่ 4.12 แสดงข้อมูลก่อนทำการแปลงข้อมูล

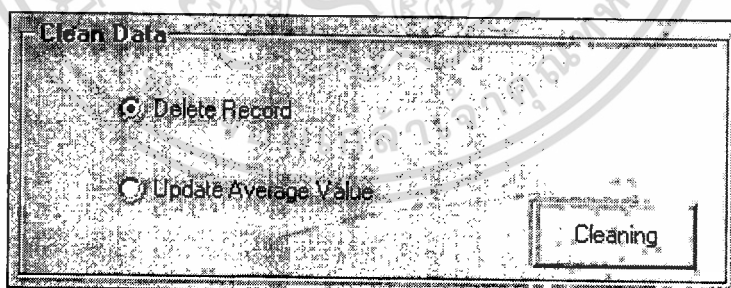


รูปที่ 4.13 แสดงการคลีนข้อมูล

การคลีนข้อมูล โปรแกรมสามารถให้ผู้ใช้ทำการเลือกวิธีในการคลีนข้อมูลได้สองวิธีคือ

Delete Record : ลบข้อมูลที่ไม่มีค่าออก

Update Average Value: ใส่ค่าเฉลี่ยของชุดข้อมูล



รูปที่ 4.14 แสดงเมนูการคลีนข้อมูล

ในส่วนของการแปลงข้อมูลผู้ใช้สามารถทำการเลือกได้ว่าจะแปลงข้อมูลด้วยวิธีใด โดยโปรแกรมสามารถทำการแปลงข้อมูลได้สามวิธีคือ Min-Max Normalization, Z-Score Normalization, Decimal Scaling เมื่อทำการแปลงข้อมูลเรียบร้อยแล้วจะแสดงข้อความ เพื่อแจ้งผู้ใช้งานว่าทำการแปลงข้อมูลเสร็จสิ้น

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

Gold Price Forecasting by using Neural Network

Data Selection | Data Cleaning & Transformation | Train Network | Forecasting by Neural Network

Data Preview

#	Date	Data Value	Data Normalization
1	02/01/2009	874.5	-.279329608938547
2	05/01/2009	853.5	-.513966480446927
3	06/01/2009	848.25	-.572625698324022
4	07/01/2009	848.5	-.5698932402234637
5	08/01/2009	855.75	-.488826815642458
6	09/01/2009	847.25	-.583798882681564
7	12/01/2009	827	-.810055865921788
8	13/01/2009	826.5	-.815642458100559
9	14/01/2009	821.5	-.871508379888268
10	15/01/2009	810	-1
11	16/01/2009	833.75	-.73463687150838
12	19/01/2009	833	-.743016759776536
13	20/01/2009	853.25	-.516759776536313
14	21/01/2009	849.25	-.56145251396648
15	22/01/2009	860	-.441340782122905
16	23/01/2009	875.75	-.26536312849162
17	26/01/2009	910.25	-.120111731843575
18	27/01/2009	897.5	-.223463687150838E-02
19	28/01/2009	895.25	-.474860335195531E-02
20	29/01/2009	892.25	-.810055865921788E-02
21	30/01/2009	919.5	-.223463687150838
22	02/02/2009	918.25	-.209497206703911
23	03/02/2009	904.5	5.58659217877095E-02
24	04/02/2009	905	6.14525139664804E-02
25	05/02/2009	920	2.29050279329609
26	06/02/2009	913	-.150837988826816
27	09/02/2009	895	-.502793296089386E-02
28	10/02/2009	909.75	-.114525139664804

Max 989 Min 810
Avg 902.2666 Stdv 89.9722612659932
Instance 4B Distinct 4B

Transform

Transform Data Complete!!

Clean Annual Holiday
 Clean Weekend

Transform Data

Min-Max Normalization
 Decimal Scaling

Next >>

รูปที่ 4.15 แสดงการแปลงข้อมูล

ขั้นตอนการแปลงข้อมูลมีอัลกอริทึมดังนี้

Begin

For record = 1 to Number of record

If option minMax is selected then

Data Normalization = $\text{minMax}(\text{Data Value})$

Else

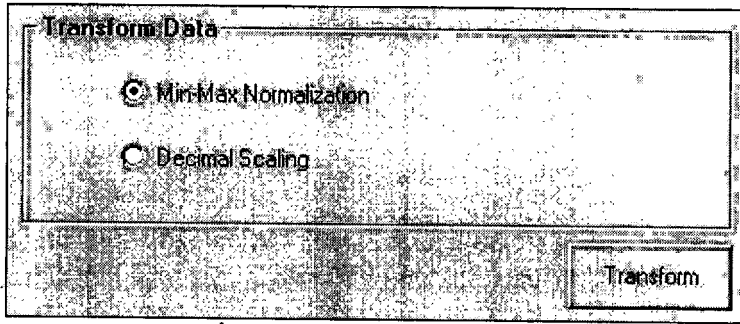
Data Normalization = $\text{DecimalScaling}(\text{Data Value})$

End if

Next record

End

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้



รูปที่ 4.16 แสดงเมนูการแปลงข้อมูล

หลังจากที่ผู้ใช้ทำการคลีนข้อมูล และแปลงข้อมูลเรียบร้อยแล้ว ผู้ใช้จะทำการกดปุ่ม Next เพื่อดำเนินการในขั้นตอนถัดไป

4.3 การฝึกสอนโครงข่าย (Train Network)

ในส่วนของการฝึกสอนโครงข่าย ระบบจะต้องทำการคำนวณโครงข่ายโดยวิธีการ Feed Forward และทำการปรับค่าน้ำหนักด้วยวิธีแบ็กพรอปพาเกชัน (Back propagation) ในส่วนการทำงานที่เป็นส่วนการประมวลผล ซึ่งเทียบได้กับการทำงานของเซลล์ประสาท สามารถปรับเปลี่ยนได้ตามค่าที่ผู้ใช้กำหนด ไม่ว่าจะเป็น จำนวนอินพุต จำนวนโหนดในชั้นซ่อน ขั้นตอนการฝึกสอนโครงข่ายประสาทเทียมมีอัลกอริทึมดังนี้

Begin

Setup Neural Network

Create Neural Network

Random weight

Do while Sum Square Error less than Error Value

Do while not End of Input Set

Forward propagation for generate output

Calculate Error

Backward propagation for update Error value

Update weight

loop

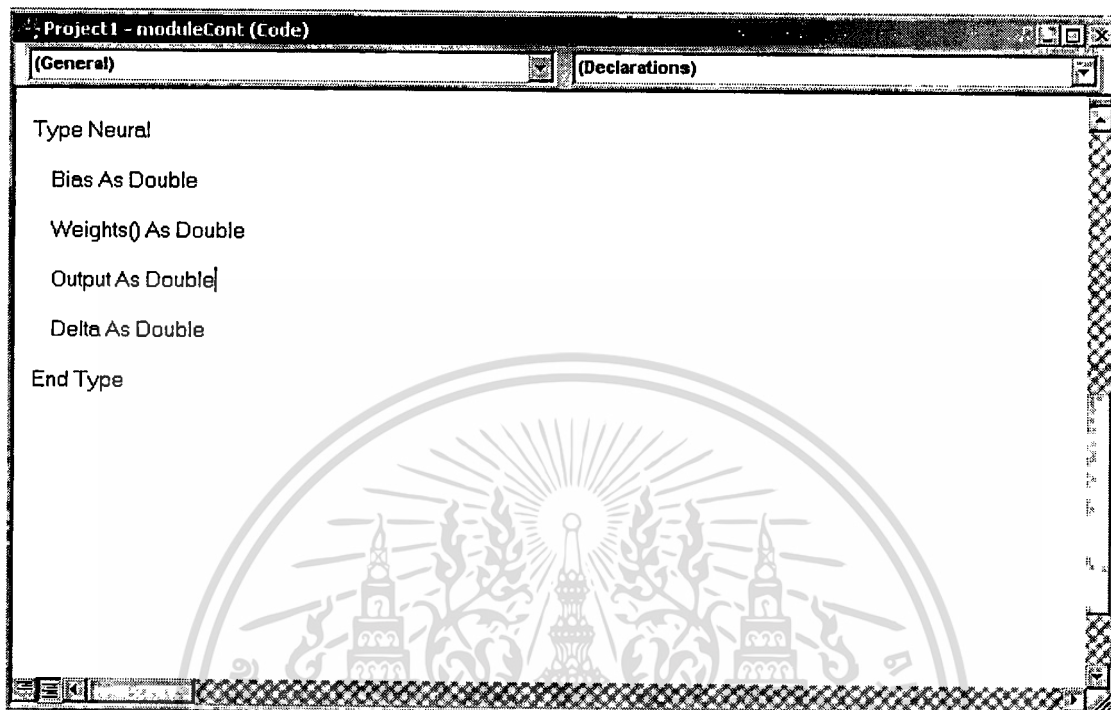
Loop

Save weight to file

End

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ผู้พัฒนาได้ทำการสร้างตัวแปรเฉพาะขึ้นมาใหม่ เพื่อลดความซับซ้อนของการเขียนโปรแกรม (Coding) โดยมีรายละเอียดดังนี้



รูปที่ 4.17 แสดงโครงสร้างตัวแปรของชนิดข้อมูลนิวรอล

Data type :	Neural
Properties:	Bias เป็นตัวแปรชนิดดับเบิล (Double)
	Weight เป็นตัวแปรอาร์เรย์ (Array) ชนิดดับเบิล (Double)
	Output เป็นตัวแปรชนิดดับเบิล (Double)
	Delta เป็นตัวแปรชนิดดับเบิล (Double)

ในส่วนของหน้าจอโปรแกรมจะแบ่งออกเป็นส่วนๆ เช่น ส่วนของการกำหนดค่าให้กับโครงข่าย, ของการแสดงผลข้อมูลการฝึกสอนโครงข่าย, ส่วนของการแสดงค่าความผิดพลาด, ส่วนของการไหลคและบันทึกรูปแบบโครงข่าย

Gold Price Forecasting by using Neural Network

Data Selection Data Cleaning / Transformation Train Network Forecasting by Neural Network

Data Input Weight Hidden Weight Output Target & Duput Error

#	Date	Date Values	Data Normalization
191	2/1/2008	846.75	.2776
192	3/1/2008	858.85	.3334
193	4/1/2008	855	.3157
194	7/1/2008	869.25	.3353
195	8/1/2008	873.5	.4009
196	9/1/2008	877	.4171
197	10/1/2008	884.25	.4505
198	11/1/2008	891	.4816
199	14/1/2008	902	.5323
200	15/1/2008	913	.5829
201	16/1/2008	893.75	.4758
202	17/1/2008	888.25	.4689
203	18/1/2008	882	.4401
204	21/1/2008	871.25	.3906
205	22/1/2008	875	.4078
206	23/1/2008	888.25	.4689
207	24/1/2008	909.25	.5657
208	25/1/2008	918.25	.6071
209	28/1/2008	921.75	.6239
210	29/1/2008	924.5	.6359
211	30/1/2008	919	.6106
212	31/1/2008	923.25	.6302
213	1/2/2008	914.75	.591
214	4/2/2008	893.75	.4942
215	5/2/2008	897.5	.5077

0%

Setup Network

Input: 4 Train

Hidden: 7 Test Network

Learning Rate: 0.5 Reset Weight

Error: 0.01 Clear Value

Cycle: 1500

Error

SSE

MSE

RMSE

Load Pattern Save Pattern

รูปที่ 4.18 แสดงหน้าจอส่วนของการฝึกสอนโครงข่าย

4.3.1 ส่วนของการกำหนดค่าโครงข่าย

Setup Network

Input: 4 Train

Hidden: 7 Test Network

Learning Rate: 0.5 Reset Weight

Error: 0.01 Clear Value

Cycle: 1500

รูปที่ 4.19 แสดงส่วนกำหนดค่าโครงข่าย

ในส่วนนี้จะประกอบด้วย

- **Input** เป็นส่วนกำหนดค่าอินพุตให้กับโครงข่ายว่า การประมวลผลแต่ละครั้งมีจำนวนข้อมูลอินพุตเท่าไร ในส่วนนี้จะกำหนดเป็นเลขจำนวนเต็ม โปรแกรมจะกำหนดค่าอินพุตเริ่มต้นไว้ที่ 4 อินพุต

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- **Hidden** เป็นส่วนของการกำหนดจำนวนโหนดในชั้นซ่อน โดยในตอนนี้ผู้ใช้จะต้องกำหนดเป็นเลขจำนวนเต็มเช่นกัน โปรแกรมจะกำหนดค่าจำนวนโหนดในชั้นซ่อนเริ่มต้นไว้ที่ 7 โหนด
 - **Learning Rate** เป็นส่วนของการกำหนดอัตราการเรียนรู้ของโครงข่าย ซึ่งการกำหนดอัตราการเรียนรู้จะมีผลต่อการเรียนรู้ของโครงข่าย หากกำหนดให้มีค่ามากเกินไปจะทำให้โครงข่ายเรียนรู้รูปแบบของข้อมูลได้ไม่ละเอียด แต่หากทำการกำหนดอัตราการเรียนรู้มากเกินไปจะทำให้โครงข่ายใช้เวลาในการประมวลผลสูง และจะใช้ทรัพยากรของระบบมากด้วยเช่นกัน โปรแกรมจะกำหนดค่าเริ่มต้นไว้ที่ 0.5
 - **Error** เป็นส่วนของการกำหนดค่าความผิดพลาดที่ผู้ใช้ยอมรับได้ ซึ่งเป็นเงื่อนไขหนึ่งในการหยุดการฝึกสอนของโครงข่าย โดยโปรแกรมจะกำหนดค่าเริ่มต้นไว้ที่ 0.01
 - **Cycle** เป็นการกำหนดรอบของการเรียนรู้ ในส่วนนี้ระบบจะกำหนดค่าเริ่มต้นไว้ที่ 1,500 รอบ โดยระบบจะทำการฝึกสอนโครงข่าย และปรับค่าน้ำหนักไปเรื่อยๆ จนครบ 1,500 รอบ
 - **Train** เป็นส่วนของการเริ่มต้นการฝึกสอนโครงข่าย โดยโปรแกรมจะนำค่าที่ผู้ใช้กำหนดไว้ ทำการฝึกสอนโครงข่ายและปรับค่าน้ำหนัก
 - **Clear Value** กรณีที่ผู้ใช้ต้องการกำหนดค่าโครงข่ายทั้งหมดเอง และต้องการเคลียร์ค่า โปรแกรมจะทำการเคลียร์ค่าทั้งหมด
 - **Test Network** เมื่อผู้ใช้ทำการฝึกสอนโครงข่ายเรียบร้อยแล้ว สามารถทำการทดสอบโครงข่ายที่ได้ทำการฝึกสอนไว้ โดยโปรแกรมจะแสดงค่าความผิดพลาดที่ได้จากการทดสอบโครงข่าย
 - **Reset Weight** เป็นส่วนของการตั้งค่าของค่าน้ำหนักใหม่ โดยระบบจะทำการสุ่มค่าน้ำหนักขึ้นใหม่ ตามจำนวนอินพุต และจำนวนโหนดในชั้นซ่อนที่ผู้ใช้กำหนด ซึ่งผู้ใช้สามารถตั้งค่าน้ำหนักใหม่ได้ หากต้องการที่จะเริ่มต้นการฝึกสอนโครงข่ายใหม่อีกครั้ง
- 4.3.2 ส่วนของการแสดงข้อมูลการฝึกสอนโครงข่าย
- ในส่วนนี้จะแบบการแสดงผลข้อมูลออกเป็น 5 ส่วนคือ
- **Data Input** จะแสดงให้เห็นข้อมูลที่จะทำการฝึกสอนโครงข่าย หรือทำการทดสอบโครงข่าย โดยจะประกอบด้วยคอลัมน์ ID, Date, Data Value, Data Normalization

Data Input		Weight Hidden	Weight Output	Target & Output	Error
#	Date	Data Values	Data Normalization		
191	2/1/2008	846.75	.2776		
192	3/1/2008	858.85	.3334		
193	4/1/2008	855	.3157		
194	7/1/2008	859.25	.3353		
195	8/1/2008	873.5	.4009		
196	9/1/2008	877	.4171		
197	10/1/2008	884.25	.4505		
198	11/1/2008	891	.4816		
199	14/1/2008	902	.5323		
200	15/1/2008	913	.5829		
201	16/1/2008	889.75	.4758		
202	17/1/2008	888.25	.4689		
203	18/1/2008	882	.4401		
204	21/1/2008	871.25	.3906		
205	22/1/2008	875	.4078		
206	23/1/2008	888.25	.4689		
207	24/1/2008	909.25	.5657		
208	25/1/2008	918.25	.6071		
209	28/1/2008	921.75	.6233		
210	29/1/2008	924.5	.6359		
211	30/1/2008	919	.6106		
212	31/1/2008	923.25	.6302		
213	1/2/2008	914.75	.591		
214	4/2/2008	893.75	.4942		
215	5/2/2008	897.5	.4654		

รูปที่ 4.20 แสดงหน้าจอแท็บ Data Input

- **Weight Hidden** เป็นส่วนแสดงค่าน้ำหนักในชั้นซ่อน จะประกอบด้วยคอลัมน์
 - **Hidden** แสดงคู่ลำดับของค่าน้ำหนัก (Hidden Node, Input Node) เช่น $Weight(1,2)$ คือ ค่าน้ำหนักของฮิดเดน โหนดที่ 1 และ อินพุต โหนดที่ 2
 - **Value** แสดงค่าน้ำหนักในชั้นซ่อน

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

Data Input	Weight Hidden	Weight Output	Target & Output	Error
	Hidden	Value		
	Weight(1,1)	.472107073209397		
	Weight(1,2)	.140124039223852		
	Weight(1,3)	.228423054452684		
	Weight(1,4)	-.347181483202706		
	Weight(2,1)	-1.05218209957249		
	Weight(2,2)	.425105411603545		
	Weight(2,3)	.537752995499317		
	Weight(2,4)	.321184991561999		
	Weight(3,1)	.579615752335099		
	Weight(3,2)	.406065639202409		
	Weight(3,3)	-.418537021636788		
	Weight(3,4)	.748015231454108		
	Weight(4,1)	.903020300586082		
	Weight(4,2)	-.267270298140097		
	Weight(4,3)	5.41800882720498E-02		
	Weight(4,4)	.538942403645182		
	Weight(5,1)	-.121920735742221		
	Weight(5,2)	-.474914101780338		
	Weight(5,3)	.177930764646296		
	Weight(5,4)	.223991377847448		
	Weight(6,1)	.415329506979109		
	Weight(6,2)	.355829391190629		
	Weight(6,3)	-9.94737620505996E-02		
	Weight(6,4)	.677139561682425		
	Weight(7,1)	2.957655237569410		

100%

รูปที่ 4.21 แสดงหน้าจอแท็บ Weight Hidden

- **Weight Output** เป็นส่วนแสดงค่าน้ำหนักในชั้น Output ซึ่งจะประกอบด้วยคอลัมน์
 - **Output** แสดงลำดับของเอาต์พุต
 - **Value** แสดงค่าน้ำหนักของเอาต์พุต

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

Data Input		Weight Hidden		Weight Output		Target & Output		Error	
ID	Value	ID	Value	ID	Value	ID	Value	ID	Value
Weight(1)	.956502430723801								
Weight(2)	-3.63251970100866E-02								
Weight(3)	.510199670448239								
Weight(4)	1.13754349991172								
Weight(5)	-.829360353196445								
Weight(6)	1.0644817817156								
Weight(7)	1.98048322476295								

100%

รูปที่ 4.22 แสดงหน้าจอแท็บ Weight Output

- **Target & Output** เป็นส่วนที่แสดงค่าเปรียบเทียบระหว่างเอาต์พุตที่ได้จากการฝึกสอน โครงข่าย และค่าเป้าหมาย ในส่วนนี้จะประกอบด้วย 3 คอลัมน์คือ
 - **ID** แสดงลำดับที่ของค่าเป้าหมายและค่าเอาต์พุต
 - **Target Value** แสดงค่าเป้าหมาย
 - **Output Value** แสดงค่าเอาต์พุต
- และสามารถเปรียบเทียบค่าทั้งสองโดยแสดงอยู่ในรูปแบบกราฟ

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

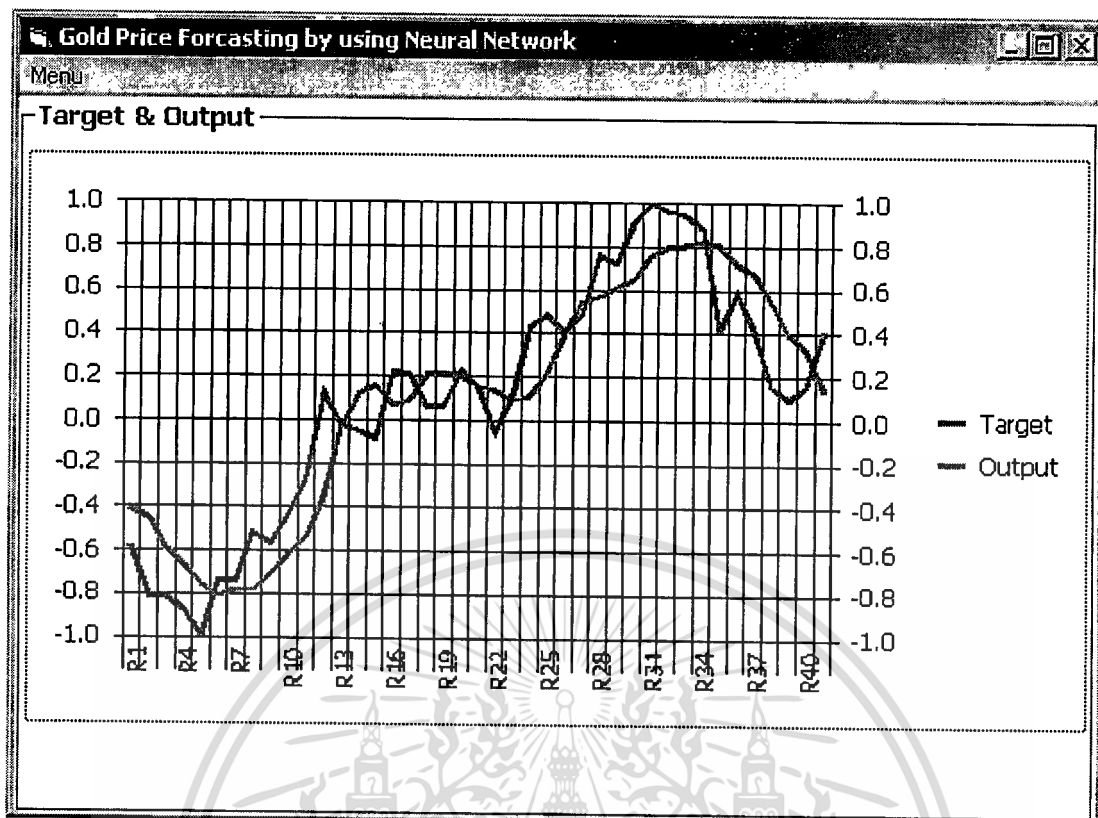
#	Target Value	Output Value
1	-.583798882681564	-.406356943248102
2	-.810055865921788	-.451920132236673
3	-.815642458100559	-.589624012069335
4	-.871508379888268	-.662428479548384
5	-1	-.753461714470149
6	-.73463687150838	-.80912524280676
7	-.743016759776536	-.780650545027191
8	-.516759776536313	-.784309582954801
9	-.56145251396648	-.704945511502946
10	-.441340782122905	-.617734021031702
11	-.26536312849162	-.538977727826967
12	.120111731843575	-.357360749301217
13	-2.23463687150838E-02	-3.33734973299688E-02
14	-4.74860335195531E-02	.115535521238854
15	-8.10055865921788E-02	.160815139492098
16	.223463687150838	6.56797240855412E-02
17	.209497206703911	9.18931907765067E-02
18	5.58659217877095E-02	.205837266421168
19	6.14525139664804E-02	.21882610799302
20	.229050279329609	.206289851829124
21	.150837988826816	.154485287058854
22	-5.02793296089386E-02	.138084391572572
23	.114525139664804	9.27484637782455E-02
24	.430167597765363	.111118190774318

Show Graph

100%

รูปที่ 4.23 แสดงหน้าจอแท็บ Target & Output

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้



รูปที่ 4.24 แสดงกราฟเปรียบเทียบค่า Target & Output

- **Error** เป็นส่วนที่แสดงค่าความผิดพลาดที่ได้จากการฝึกสอนโครงข่าย ซึ่งจะประกอบด้วยคอลัมน์
 - **ID** แสดงลำดับของค่าความผิดพลาด
 - **Error Value** แสดงค่าความผิดพลาด

	Data Input	Weight Hidden	Weight Output	Target & Output	Error
#	Error Value				
1	.109818290859881				
2	.159033064610935				
3	.094965472900324				
4	.14199774490536				
5	.144772720471653				
6	6.20829068135069E-02				
7	.117507023243883				
8	.092960346833553				
9	.146605074714425				
10	.157253180035965				
11	.166870551410166				
12	.139968917792423				
13	.105728910500753				
14	4.30575946271708E-02				
15	.050911318827305				
16	1.61392015737172E-03				
17	3.80132483316349E-02				
18	6.25760563598716E-02				
19	1.52126384216444E-02				
20	-.028925254375156				
21	-8.60512513939982E-02				
22	-.04639637955158				
23	-3.54308350058778E-02				
24	.035723802618395				
25	5.20522969045095E-04				

100%

รูปที่ 4.25 แสดงหน้าจอแท็บ Error

4.3.3 ส่วนของการแสดงค่าสถิติที่ใช้วัดความถูกต้องของการพยากรณ์

ในส่วนนี้จะเป็นส่วนที่แสดงค่าสถิติที่ใช้วัดความถูกต้องของการพยากรณ์ หรือการฝึกสอนโครงข่าย ซึ่งค่าที่ใช้วัดความถูกต้องจะแสดงเป็นสามลักษณะ คือ SSE (Sum Square Error), MSE (Mean Square Error), EMSE (Root Mean Square Error)

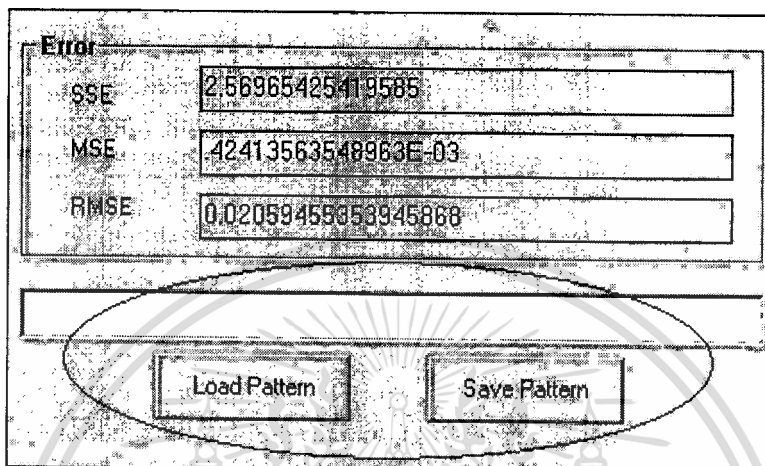
Error	
SSE	2.56965425419585
MSE	.42413563548963E-03
RMSE	0.02059455353945868

รูปที่ 4.26 แสดงค่าสถิติที่ใช้วัดความถูกต้องของการพยากรณ์

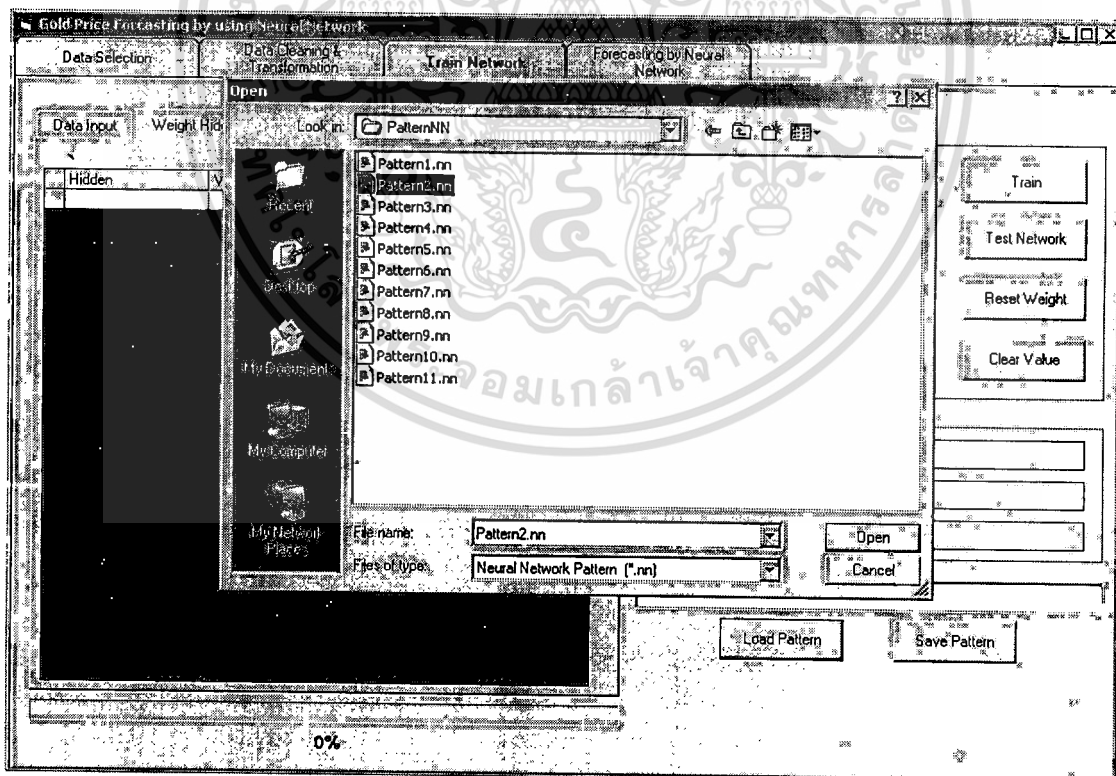
เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

4.3.4 ส่วนของการโหลดและบันทึกรูปแบบโครงข่าย

เป็นส่วนที่ใช้สำหรับการโหลดรูปแบบที่ได้ทำการบันทึกไว้ โดยผู้ใช้สามารถเลือก โหลดรูปแบบโครงข่ายเพื่อฝึกสอนเพิ่มจากเดิมได้ หรือเลือกโหลดเพื่อทำการทดสอบโครงข่าย ที่ได้ทำการฝึกสอนไว้



รูปที่ 4.27 แสดงส่วนของการโหลดและบันทึกรูปแบบของโครงข่าย



รูปที่ 4.28 แสดงการเลือกรูปแบบโครงข่ายเพื่อทำการโหลด

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

4.4 การพยากรณ์ราคา (Forecasting by Neural Network)

ในส่วนของการพยากรณ์ราคา จะเป็นส่วนที่แยกออกจากสามส่วนแรก ซึ่งไม่จำเป็นต้องทำตามลำดับที่เริ่มตั้งแต่ Data Selection, Data Cleaning & Transformation, Train Network ผู้ใช้สามารถเลือกเก็บ Forecasting by Neural Network เพื่อใช้งานได้ โดยผู้ใช้งานต้องทำการโหลดรูปแบบที่จะใช้ในการพยากรณ์ จากนั้นทำการระบุค่าอินพุตที่จะใช้ในการพยากรณ์ เมื่อทำการระบุค่าอินพุตเรียบร้อยแล้ว ผู้ใช้จะต้องทำการกดปุ่ม Forecasting โปรแกรมจะทำการคำนวณตามรูปแบบโครงข่ายที่ผู้ใช้งานเลือกโหลด เมื่อทำการประมวลผลเรียบร้อยแล้ว โปรแกรมจะแสดงค่าพยากรณ์ ต่อไป ขั้นตอนการพยากรณ์โดยใช้โครงข่ายประสาทเทียมมีอัลกอริทึมดังนี้

Begin

Load Neural Network Pattern

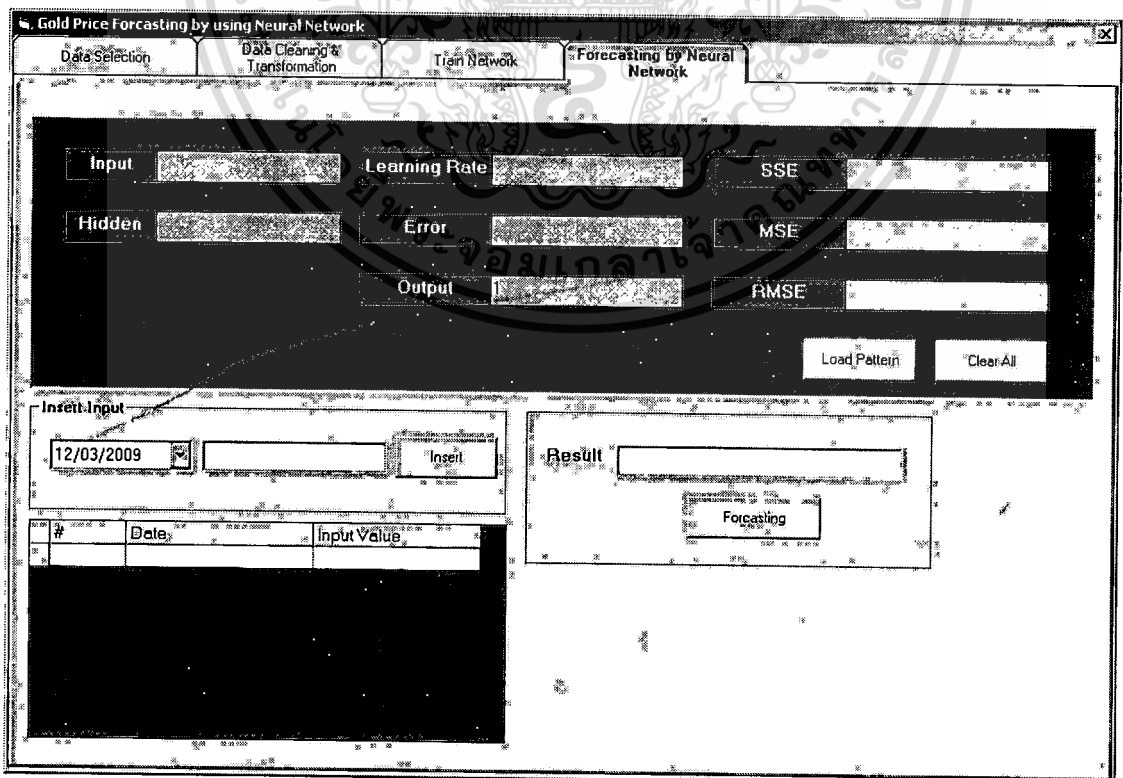
Create and Setup Neural Network

Forward propagation for generate forecasting Value

Calculate Error

Display forecasting Value

End



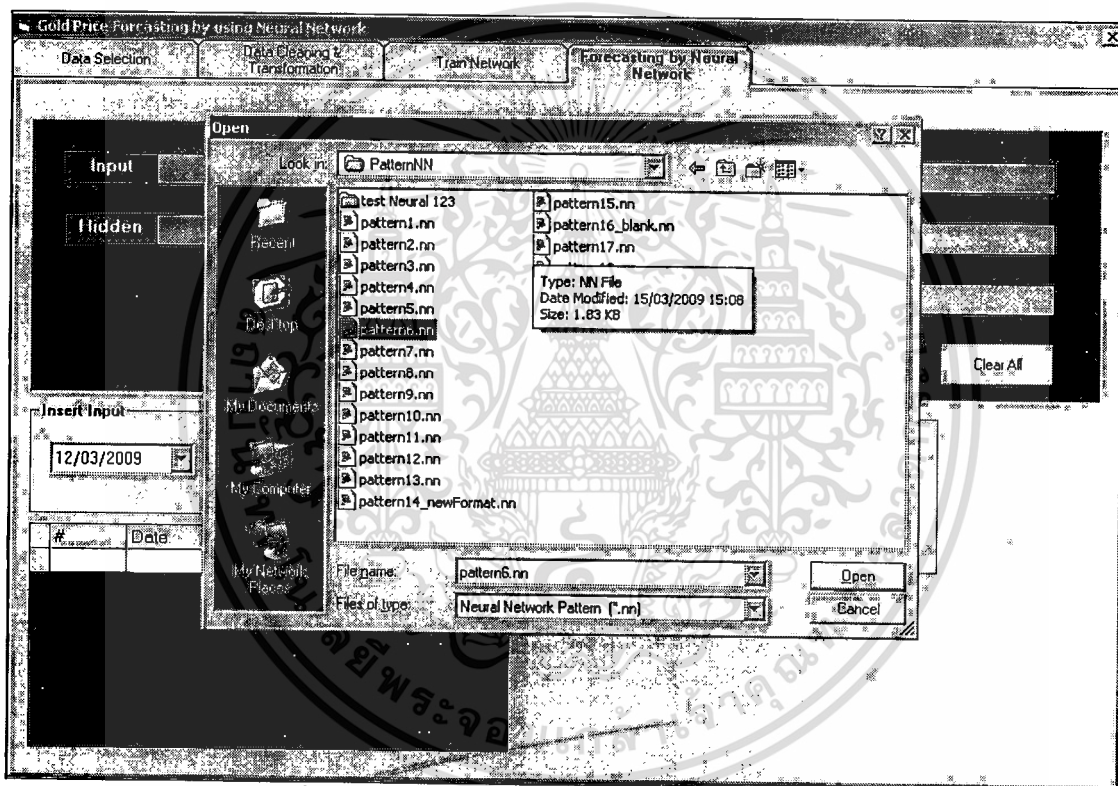
รูปที่ 4.29 แสดงหน้าจอ Forecasting by Neural Network

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่นุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

การทำงานของหน้าจอนี้แบบการทำงานออกเป็นสามส่วนคือ ส่วนของการโหลดข้อมูล, ส่วนของการใส่ค่าอินพุต และส่วนสุดท้ายคือ ส่วนของการแสดงค่าพยากรณ์ โดยแต่ละส่วนมีรายละเอียดดังนี้

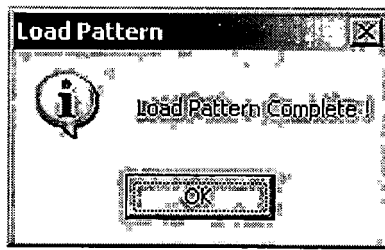
4.4.1 ส่วนของการโหลดรูปแบบโครงข่าย

ในส่วนนี้จะเป็นส่วนที่ผู้ใช้ทำการเลือกโหลดรูปแบบที่ได้ทำการฝึกสอนเรียบร้อยแล้วมาใช้งาน โดยผู้ใช้งานจะต้องทำการกดปุ่ม Load Pattern และทำการเลือกรูปแบบที่จะนำมาใช้ในการพยากรณ์



รูปที่ 4.30 แสดงหน้าจอการเลือกไฟล์รูปแบบโครงข่าย

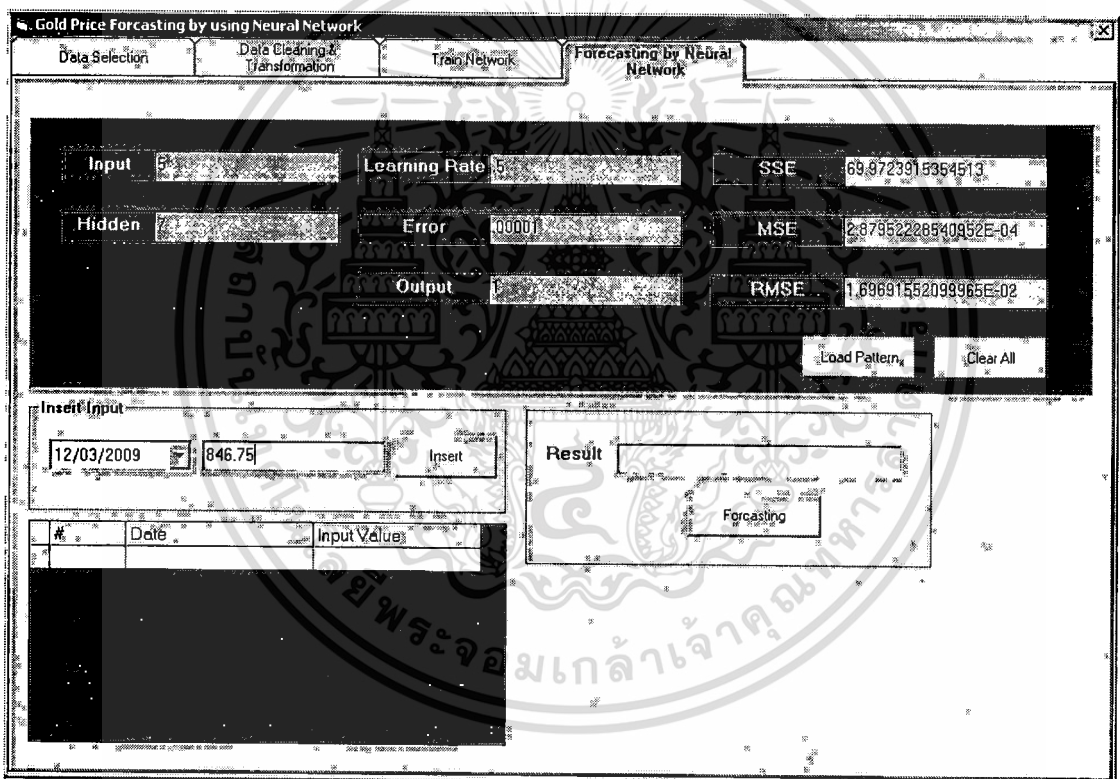
เมื่อผู้ใช้ทำการเลือกรูปแบบโครงข่ายแล้ว โปรแกรมจะทำการสร้างโครงข่ายตามรูปแบบที่กำหนด โดยจะทำการสร้างอินพุต โหนด ฮิดเดน โหนด แล้วเอาที่พุด โหนด และจะระบุค่าน้ำหนักให้กับส่วนต่าง เพื่อเตรียมประมวลผลกับอินพุตต่อไป



รูปที่ 4.31 แสดงข้อความโหลดรูปแบบโครงข่ายสำเร็จ

4.4.2 ส่วนของการใส่ค่าอินพุต

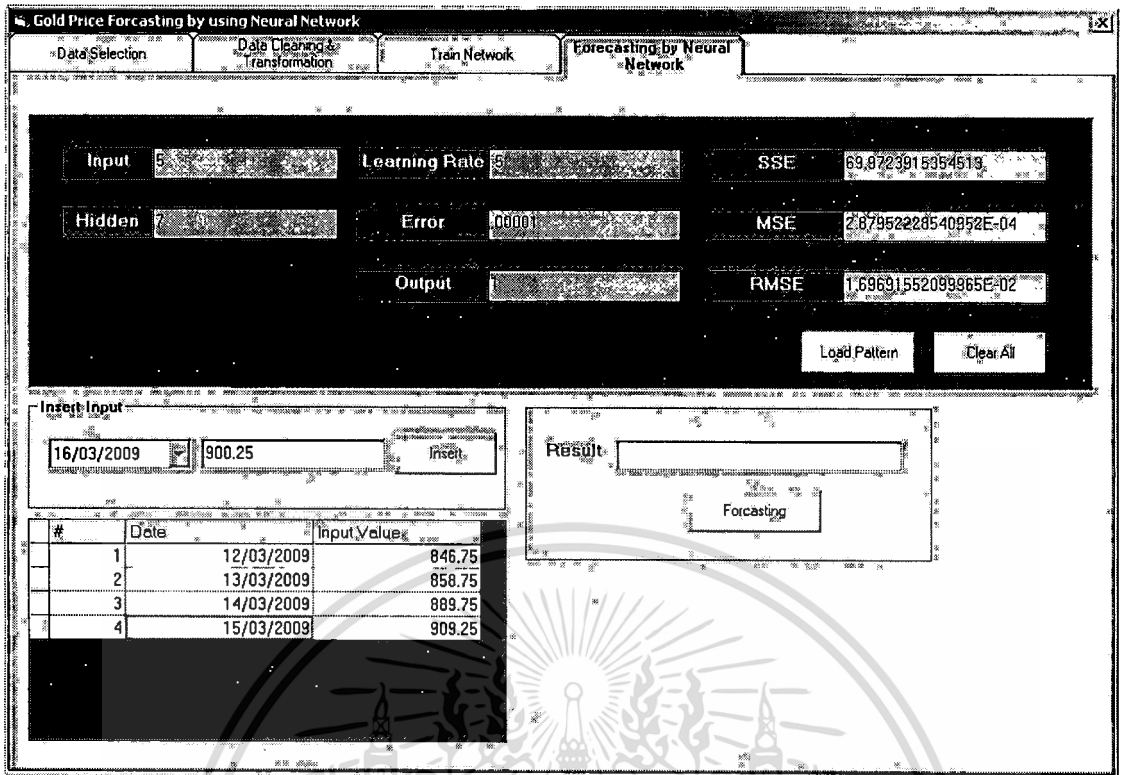
การใส่ค่าอินพุตระบบจะกำหนดให้ผู้ใช้งานต้องระบุค่าของอินพุตเท่ากับค่าอินพุตที่โหลดได้จากรูปแบบโครงข่ายที่ผู้ใช้ทำการเลือกก่อนหน้า



รูปที่ 4.32 หน้าจอแสดงการใส่ค่าอินพุต

จากรูปที่ 4.28 เมื่อระบุค่าเรียบร้อยแล้ว ผู้ใช้จะต้องกดปุ่ม Insert เพื่อทำการใส่ค่าลงในตารางด้านล่าง โดยผู้ใช้จะต้องระบุค่าให้เท่ากับจำนวนของอินพุตที่โหลดมาพร้อมกับรูปแบบโครงข่าย ซึ่งหากผู้ใช้จะทำการแก้ไขค่าที่ใส่ในตาราง หรือต้องการลบค่าในตาราง สามารถทำได้โดยการดับเบิ้ลคลิกที่ตารางในบรรทัดที่ต้องการทำการแก้ไข หรือต้องการลบ หลังจากที่ทำการเลือกแล้วบรรทัดที่ถูกเลือกจะถูกลบออกจากตาราง และปรากฏอยู่ในช่องของอินพุต เพื่อให้ผู้ใช้ทำการแก้ไข หรือลบออกไป

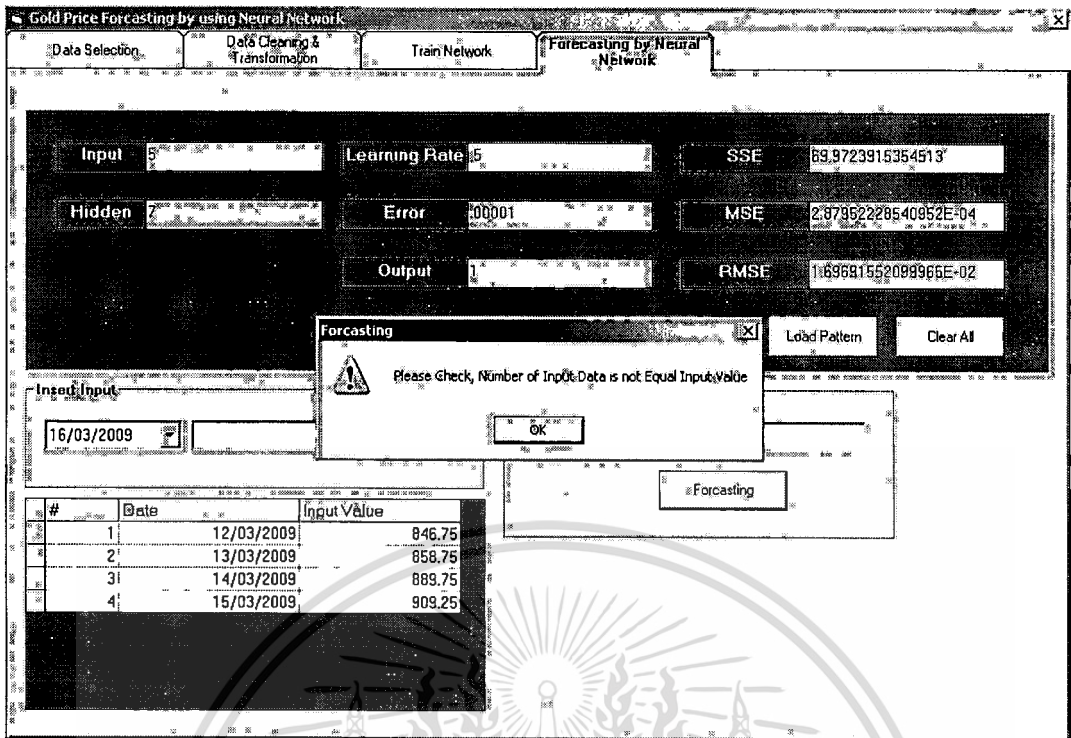
เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้



รูปที่ 4.33 หน้าจอแสดงการแก้ไขค่าอินพุต

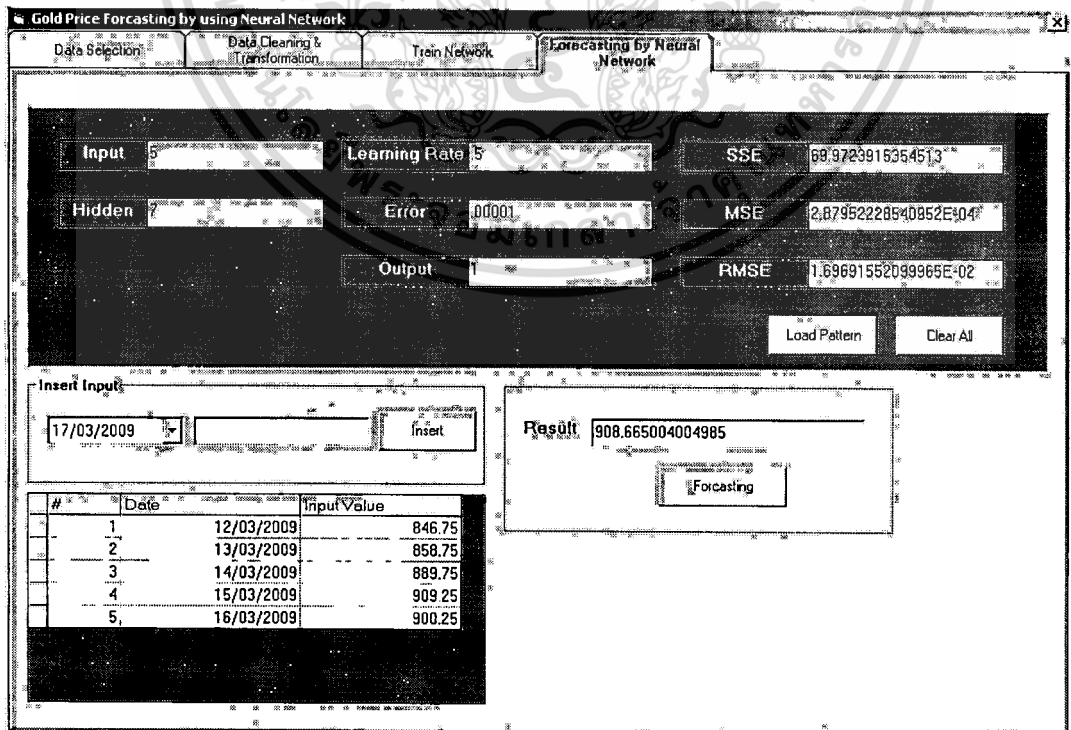
4.4.3 ส่วนของการพยากรณ์ราคา

หลังจากที่ผู้ใช้ทำการกำหนดค่าอินพุตเรียบร้อยแล้ว สามารถทำการกดปุ่ม Forecasting เพื่อทำการพยากรณ์ราคา เมื่อผู้ใช้ทำการกดปุ่ม Forecasting แล้วก่อนคำนวณ โปรแกรมจะทำการเปรียบเทียบค่าอินพุตที่ผู้ใช้ทำการใส่กับค่าอินพุตที่ได้จากการโหลดรูปแบบโครงข่าย หากมีค่าไม่เท่าโปรแกรมจะทำการแจ้งให้ผู้ใช้ทราบ เพื่อให้ผู้ใช้ทำการแก้ไข แต่หากจำนวนอินพุตที่ผู้ใช้กำหนดมีค่าเท่ากับค่าของรูปแบบโครงข่ายที่โหลด โปรแกรมจะทำการคำนวณและพยากรณ์



รูปที่ 4.34 แสดงข้อความตรวจสอบค่าอินพุต

หากโปรแกรมทำการประมวลผลเรียบร้อยแล้วค่าที่พยากรณ์ได้จากค่าอินพุตที่ผู้ให้ทำระบบ และรูปแบบโครงข่ายที่ผู้ใช้เลือกจะแสดงอยู่ในส่วนของช่องผลลัพธ์



รูปที่ 4.35 แสดงส่วนของผลลัพธ์

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

บทที่ 5

บทสรุป

5.1 การพัฒนาระบบ

การพัฒนาระบบการพยากรณ์ราคาทองคำด้วยเทคนิคโครงข่ายประสาทเทียม เป็นการพัฒนาระบบเพื่อให้ผู้งานสามารถทราบข้อมูลราคาทองคำโดยประมาณในอนาคต โดยระบบจะเรียนรู้จากรูปแบบของข้อมูลราคาทองคำในอดีต อย่างไรก็ตามยังมีปัจจัยอื่นๆ ที่ส่งผลกระทบต่อ การเปลี่ยนแปลงของราคาทองคำ ไม่ว่าจะเป็น ราคาน้ำมัน, ภาวะเศรษฐกิจโลก, ความต้องการซื้อขายทองคำ, ช่วงวันที่หรือเทศกาลต่างๆ ซึ่งปัจจัยต่างๆ เหล่านี้ส่งผลให้ค่าที่พยากรณ์มีความคลาดเคลื่อนจากความเป็นจริง

ในส่วนของโครงการนี้ผู้พัฒนาได้ทำการพัฒนาโปรแกรม โดยแบ่งโปรแกรมออกเป็น 4 ส่วนหลักๆ ซึ่งโปรแกรมสามารถทำงานได้ดังนี้

1. การเลือกข้อมูล ในส่วนของการเลือกข้อมูลผู้พัฒนาทำการพัฒนาช่องทางการนำเข้าข้อมูลสองรูปแบบคือ สามารถให้ผู้ใช้นำเข้าข้อมูลที่อยู่ในรูปของแท็กไฟล์(Text file) และสามารถให้ผู้ใช้นำเข้าข้อมูลโดยทำการเชื่อมต่อฐานข้อมูล โดยใช้ฐานข้อมูล Microsoft Access 2003 ในการเชื่อมต่อ
2. การคลีนข้อมูลและแปลงข้อมูล ผู้ใช้สามารถทำการคลีนข้อมูลโดยเลือกลบข้อมูล หรือใส่ค่าเฉลี่ย เมื่อผู้ใช้ทำการคลีนข้อมูลแล้ว ผู้ใช้สามารถทำการแปลงข้อมูลให้อยู่ในรูปแบบที่เหมาะสมกับการฝึกสอนหรือทดสอบโครงข่าย
3. การฝึกสอนและทดสอบโครงข่าย ผู้ใช้สามารถทำการกำหนดค่าต่างๆของโครงข่ายก่อนทำการฝึกสอน และเมื่อทำการฝึกสอนโครงข่ายเรียบร้อยแล้วผู้ใช้สามารถบันทึกรูปแบบโครงข่ายได้ นอกจากการฝึกสอนโครงข่าย ผู้ใช้ยังสามารถโหลดรูปแบบโครงข่ายที่ได้ทำการฝึกสอนไว้ นำมาทดสอบโครงข่าย โดยระบบจะแสดงให้เห็นทราบค่าความผิดพลาดของโครงข่ายนั้นๆ
4. การพยากรณ์ เมื่อผู้ใช้ทำการฝึกสอนและทดสอบโครงข่ายจนได้รูปแบบโครงข่ายที่มีความแม่นยำแล้ว ผู้ใช้สามารถทำการโหลดรูปแบบโครงข่าย, ระบุค่าอินพุต และทำการพยากรณ์ราคาทองคำได้

5.2 ข้อเสนอแนะและการพัฒนาในอนาคต

1. เนื่องจากโปรแกรมเดิมผู้พัฒนาใช้ปัจจัยเดียวคือ ราคาทองคำ นำมาใช้ในการพยากรณ์ ซึ่งค่าพยากรณ์ที่ได้อาจจะมีความคลาดเคลื่อน เนื่องจากการเพิ่มขึ้นหรือลดลงของราคาทองคำเกิดขึ้นได้จากหลายๆปัจจัย แนวทางในการพัฒนาระบบในอนาคตจึงควรนำปัจจัยอื่นๆเข้ามาประกอบในการพยากรณ์ราคาทองคำ เพื่อให้ได้ค่าที่ใกล้เคียง หรือถูกต้องกับความจริงมากขึ้น
2. พัฒนาการนำเข้าข้อมูลให้มีความหลากหลายมากขึ้น ไม่ว่าจะเป็นนำเข้าข้อมูลด้วย Excel file หรือพัฒนาให้มีความสามารถในการเชื่อมต่อกับฐานข้อมูลหลายๆแบบ เช่น Microsoft SQL Server, Oracle, MySQL, DB2 เป็นต้น
3. พัฒนาการคลีนข้อมูลให้จัดการความผิดปกติของข้อมูลได้มากขึ้น เพื่อสามารถค้นหาข้อมูลที่ผิดปกติ และสามารถจัดการให้อยู่ในรูปแบบที่เหมาะสม เพื่อให้ได้ชุดข้อมูลที่ถูกต้องและส่งผลให้การพยากรณ์ถูกต้องมากขึ้น
4. พัฒนาระบบเป็นเว็บเซอร์วิส เพื่อเพิ่มช่องทางการใช้งาน โดยให้ผู้ใช้งานรายอื่นสามารถเรียกใช้เซอร์วิสได้

บรรณานุกรม

กิตติ ภัคคีวัฒนะกุล. 2548. **สัมฤทธิ์การวิเคราะห์และออกแบบระบบเชิงวัตถุด้วย UML**. บุคคโล,
กรุงเทพฯ: เคทีพี คอมพ์ แอนด์คอนซัลท์

ฉัททวุฒิ พิษผล และพิชิต สันติกุลานนท์. 2543. **Visual Basic 6**. ห้วยขวาง, กรุงเทพฯ: โปรวิชั่น

ANU Data Mining Group. 2005. **Data Mining**. [Online]. Available:

http://datamining.anu.edu.au/student/math3346_2005.

Egkarin seaang , **Neural Network**. [Online]. Available:

http://ba.northbkk.ac.th/download/File_PDF/neural_network1.pdf.

Phayung Meesad, **Neural Network** [Online]. Available:

<http://suanpalm3.kmitnb.ac.th/teacher/phayung/publications.asp>.

ZhaoHui Tang, Jamie MacLennan. 2005. **Data Mining with SQL Server 2005**.

Wiley Publishing.

ประวัติผู้เขียน

- ชื่อ-นามสกุล นาย ทศพร ศักดิ์ศรีอมร
- วัน เดือน ปีเกิด 8 กุมภาพันธ์ 2525
- ที่อยู่ 14/5 พหลโยธิน14 สามเสนใน พญาไท กรุงเทพมหานคร 10400
- ประวัติการศึกษา 2547 วิทยาการจัดการ สาขาคอมพิวเตอร์ธุรกิจ
มหาวิทยาลัยสงขลานครินทร์
- ความชำนาญเฉพาะด้าน 1.) ระบบ International Roaming บริษัทแอดวานซ์อินโฟร์เซอร์วิส
2.) การพัฒนาระบบบนดาต้าเบสเซิร์ฟเวอร์ และบนระบบยูนิกซ์
3.) การพัฒนาเว็บไซต์ด้วยภาษา ASP.NET
- ประวัติการทำงานและผลงานวิจัย
พ.ศ.2547-ปัจจุบัน บริษัทแอดวานซ์อินโฟร์เซอร์วิส
ตำแหน่งนักวิเคราะห์ระบบ



เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหา และต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้