

การสร้างเกมให้เรียนรู้ได้
Game By Machine Learning



นายระพีพันธ์ รันทกิจ
นายสุชาติ ชยางกูร

ปริญญานิพนธ์นี้เป็นส่วนหนึ่งของการศึกษาตามหลักสูตรปริญญาวิศวกรรมศาสตรบัณฑิต
ภาควิชาวิศวกรรมคอมพิวเตอร์
คณะวิศวกรรมศาสตร์
สถาบันเทคโนโลยีพระจอมเกล้าเจ้าคุณทหารลาดกระบัง
ปีการศึกษา 2545

ป.ช.
ร. 46 ต
2545

เลขหมู่.....

เลขทะเบียน **49987**

วัน,เดือน,ปี **16 เม.ย. 2547**

ไม่มีกรณเหตุฯ ทั้งสิ้น ยกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

6.....
1.....

การสร้างเกมให้เรียนรู้ได้

Game By Machine Learning



ปฏิญานี้เป็นส่วนหนึ่งของการศึกษาตามหลักสูตรปริญญาวิศวกรรมศาสตรบัณฑิต
ภาควิชาวิศวกรรมคอมพิวเตอร์

คณะวิศวกรรมศาสตร์

สถาบันเทคโนโลยีพระจอมเกล้าเจ้าคุณทหารลาดกระบัง

ปีการศึกษา 2545

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ปริญญานิพนธ์ปีการศึกษา 2545

ภาควิชา วิศวกรรมคอมพิวเตอร์

คณะวิศวกรรมศาสตร์ สถาบันเทคโนโลยีพระจอมเกล้าเจ้าคุณทหารลาดกระบัง

เรื่อง การสร้างเกมให้เรียนรู้ได้

Game By Machine Learning

ผู้จัดทำ

1. นายระพีพันธ์ รันทกิจ

รหัสประจำตัว 42010290

2. นายสุชาติ ชยางสุ

รหัสประจำตัว 42010385



Prof. Dr. P. P.

อาจารย์ที่ปรึกษา

(อ.เกียรติคุณ เจริญนิษณะกิจ)

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

การสร้างเกมให้เรียนรู้ได้

นายระพีพันธ์ รันทกิจ 42010290
นายสุชาติ ชยางสุ 42010385
อาจารย์เกียรติคุณ เจียรนัยธนะกิจ อาจารย์ที่ปรึกษา
ปีการศึกษา 2545

บทคัดย่อ

เนื่องจากในปัจจุบันการพัฒนาเกมได้พยายามทำให้มีความสามารถในการเล่นที่เหมาะสมกับผู้
เล่น โดยส่วนมากจะพัฒนาโดยใช้กฎตายตัว (Rule Base) ซึ่งมีความสามารถจำกัด ไม่สามารถปรับปรุง
กลยุทธ์ (Tactic) ในการเล่นได้ ดังนั้นการเพิ่มความสามารถในการเรียนรู้เข้าไปในเกม เป็นสิ่งที่จำเป็น
เพื่อที่จะสามารถเล่นตอบสนองกับผู้เล่นได้ดีขึ้น

ในปฏิญานีฉบับนี้ได้นำวิธีแมชชีนเลิร์นนิง (Machine Learning) โดยเลือกใช้วิธีนิวรอล
เน็ตเวิร์ก (Neural Network) มาประยุกต์เพื่อนำมาเรียนรู้เฉพาะในการส่งลูกบอลในเกมฟุตบอล
เนื่องจากว่าฟุตบอลเป็นเกมที่มีข้อมูลที่พิจารณาค่อนข้างมาก ซึ่งพัฒนาด้วยวิธีการสร้างกฎตายตัวได้ยาก
และสำหรับเหตุผลที่ทำการเรียนรู้เฉพาะการส่งลูกบอลนั้น ก็เพื่อให้การทดลองผลการเรียนรู้ได้ง่าย

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

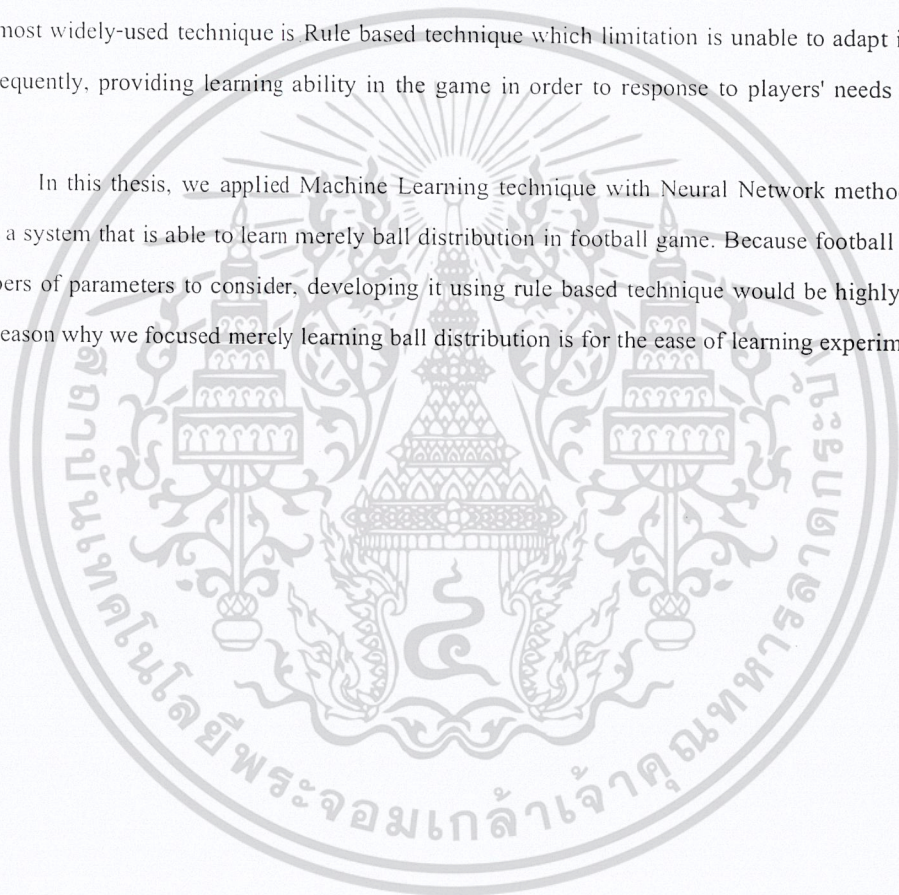
Game By Machine Learning

Rapeepun	Runtakij	42010290
Suchart	Chayangsu	42010385
Kietkul	Jearanaitanakij	Advisor

ABSTRACT

Nowadays, game development focuses on making game having appropriate abilities to players. The most widely-used technique is Rule based technique which limitation is unable to adapt its tactics. Consequently, providing learning ability in the game in order to response to players' needs would be wise.

In this thesis, we applied Machine Learning technique with Neural Network methodology to build a system that is able to learn merely ball distribution in football game. Because football game has numbers of parameters to consider, developing it using rule based technique would be highly difficult. The reason why we focused merely learning ball distribution is for the ease of learning experiment.



เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

กิตติกรรมประกาศ

ในการทำปฏิญยานิพนธ์ฉบับนี้คณะผู้จัดทำขอกราบขอบพระคุณบิดามารดาที่ช่วยอบรมสั่งสอนเลี้ยงดูและส่งเสริมด้านการศึกษาหาความรู้ต่างๆ รวมถึงกำลังใจอันที่หาที่เปรียบมิได้จนกระทั่งช่วยให้คณะผู้จัดทำการศึกษาสำเร็จด้วยดี

ขอขอบพระคุณอาจารย์เกียรติกุล เจียรนัยธนกิจ ที่คอยให้คำปรึกษาและคำแนะนำต่างๆ เกี่ยวกับปฏิญยานิพนธ์นี้ ทำให้ปฏิญยานิพนธ์ครั้งนี้สำเร็จลุล่วงไปได้ด้วยดี ตลอดจนคณาจารย์ทุกท่านผู้ประสิทธิ์ประสาทวิชาให้แก่คณะผู้จัดทำทุกท่าน

ขอบคุณพี่ เพื่อนๆ ทุกคนที่เอื้อเพื่อนำใจในการแก้ไขปัญหาที่เกิดขึ้น และความคิดดีๆ ที่ประกอบขึ้นมาเป็นปฏิญยานิพนธ์นี้สำเร็จขึ้นมา



เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

สารบัญ

	หน้าที่
บทคัดย่อภาษาไทย	I
บทคัดย่อภาษาอังกฤษ	II
กิตติกรรมประกาศ	III
สารบัญ	IV
สารบัญรูปภาพ	VII
บทที่ 1 บทนำ	1
1.1 ความสำคัญและที่มา	1
1.2 วัตถุประสงค์ของโครงการ	1
1.3 ขอบเขตของโครงการ	1
1.4 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ	2
1.5 วิธีการดำเนินงาน	2
บทที่ 2 นิวรอลเน็ตเวิร์ก (Neural Network)	3
2.1 การเรียนรู้ (Learning)	3
2.2 นิวรอลเน็ตเวิร์ก (Neural Network)	4
2.3 เพอเซปตรอนนิวรอลเน็ตเวิร์ก (Perceptron Neural Network)	7
2.3.1 ขั้นตอนทำงานของเพอเซปตรอน	8
2.3.2 ตัวอย่างการนำเพอเซปตรอนไปใช้งาน	9
2.4 แม็คพรอพากชัน (Back - propagation Neural Network)	11
2.4.1 วิธีการเรียนรู้ของแม็คพรอพากชัน	11
2.4.2 ขั้นตอนการเทรนของแม็คพรอพากชัน	12
2.4.3 ตัวอย่างการนำแม็คพรอพากชันไปใช้งาน	13
2.5 การปรับปรุงให้สามารถเรียนรู้ได้เร็วขึ้น	15
บทที่ 3 ไดรเร็กครอว์	16
3.1 รู้จักกับไดเร็กครอว์	16
3.2 เหตุผลในการนำไดเร็กครอว์มาใช้ในการพัฒนาเกม	16
3.3 ความเข้าใจพื้นฐานทางด้านกราฟิก	17
3.3.1 Device - Independent Bitmaps	18
3.3.2 Drawing Surface	18
3.3.3 Blitting	19
3.3.4 Page Flipping และ Back Buffering	19

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

สารบัญ (ต่อ)

	หน้าที่
3.3.5 รู้จักกับ Rectangle	20
3.4 สถาปัตยกรรมของไมโครคอร์ว	21
3.4.1 โครงสร้างโดยทั่วไปของไมโครคอร์ว	21
3.4.2 Hardware Abstraction Layer (HAL)	22
3.4.3 Software Emulation	22
3.4.4 การทำงานรวมกันภายในระบบ	23
บทที่ 4 แนวคิดและการออกแบบ	24
4.1 แนวความคิดเบื้องต้น	24
4.2 คลาสไดอะแกรมที่เกี่ยวข้องกับเกมฟุตบอล	24
4.2.1 คลาส CFootballApp	25
4.2.2 คลาส CDrawable	26
4.2.3 คลาส CFootballMatch	26
4.2.4 คลาส CFootballScore	27
4.2.5 คลาส CFootballBall	28
4.2.6 คลาส CFootballTeam	28
4.2.7 คลาส CFootballTeamComputer	29
4.2.8 คลาส CFootballTeamControl	29
4.2.9 คลาส CFootballTeamLearning	30
4.2.10 คลาส CKickData	30
4.2.11 คลาส CTrainData	30
4.2.12 คลาส CFootballTactic	30
4.2.13 คลาส CFootballPlayer	31
4.2.14 คลาส CFootballGoalKeeper	31
4.2.15 คลาส CLocation	31
4.3 คลาสไดอะแกรมที่เกี่ยวข้องกับแมชชีนเลิร์นนิ่ง	32
4.3.1 คลาส CNetwork	32
4.3.2 คลาส CInputLayer	33
4.3.3 คลาส CMiddleLayer	33
4.3.4 คลาส COutputLayer	34
4.3.5 คลาส CLayer	34

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

สารบัญ (ต่อ)

	หน้าที่
บทที่ 5 การเรียนรู้ของเกมฟุตบอล	35
5.1 การทำงานของโปรแกรม	35
5.2 รูปแบบการเคลื่อนที่ของนักบอล	36
5.2.1 การเคลื่อนที่ขณะผู้เล่นทีมตรงข้ามครองบอล	37
5.2.2 การเคลื่อนที่ขณะผู้เล่นทีมเดียวกันครองบอล	38
5.3 รูปแบบการส่งลูกฟุตบอลของนักบอล	40
5.4 การนำเมชชีนเลิร์นนิ่งมาใช้วิเคราะห์รูปแบบการส่งบอล	41
5.5 วิธีการทดลองและผลการทดลอง	42
บทที่ 6 สรุปผลและวิจารณ์	44
6.1 ปัญหาที่พบและแนวทางแก้ไข	44
6.2 แนวทางพัฒนาเพิ่มเติม	44
6.3 สรุปผลการทำงาน	44
บรรณานุกรม	45
เว็บไซต์อ้างอิง	45

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

สารบัญรูปภาพ

	หน้าที่
รูปที่ 1-1 การตัดสินใจ	2
รูปที่ 2-1 โมเดลของเอเจนการเรียนรู้	3
รูปที่ 2-2 โครงข่ายของสมองของมนุษย์	4
รูปที่ 2-3 เปรียบเทียบส่วนประกอบระหว่างระบบประสาทของมนุษย์กับที่จำลองขึ้นมาเอง	4
รูปที่ 2-4 โครงข่ายนิวรอลเน็ตเวิร์ค	4
รูปที่ 2-5 ยูนิตของนิวรอลเน็ตเวิร์ค	5
รูปที่ 2-6 ตัวอย่างฟังก์ชันเบื้องต้น	5
รูปที่ 2-7 สมการ Hyperbolic Tangent Function	5
รูปที่ 2-8 แสดงการแบ่งแยกพหุคูณ โดยใช้เพอเซปตรอน	7
รูปที่ 2-9 เส้นแบ่งอินพุตในเพอเซปตรอน (a) 2 input perceptron (b) 3 input perceptron	8
รูปที่ 2-10 ตารางการเทรน โอเปอเรชัน AND	9
รูปที่ 2-11 แสดงการใช้เส้นแบ่งกราฟช่วงของอินพุต	10
รูปที่ 2-12 Back-propagation neural network	11
รูปที่ 2-13 ตารางแบ็กพรอพาคชันนิวรอลเน็ตเวิร์คที่มี 3 เลเยอร์	12
รูปที่ 2-14 โครงสร้างนิวรอลของโอเปอเรชัน XOR	13
รูปที่ 2-15 กราฟแสดงการเรียนรู้ของการเทรน โอเปอเรชัน XOR	14
รูปที่ 2-16 กราฟปรับปรุงความเร็วเรียนรู้ของการเทรน โอเปอเรชัน XOR	15
รูปที่ 3-1 Complex Surface	20
รูปที่ 3-2 ตัวอย่างกรอบสี่เหลี่ยมผืนผ้า	20
รูปที่ 3-3 ความสัมพันธ์ระหว่าง DirectDraw, GDI, HAL, HEL และฮาร์ดแวร์ในระบบ	23
รูปที่ 4-1 Class diagram ของตัวเกมฟุตบอล	24
รูปที่ 4-2 Class diagram ของนิวรอลเน็ตเวิร์ค	28
รูปที่ 5-1 ตำแหน่งเริ่มต้นของนักบอลทั้ง 2 ฟัน และ ผู้เล่นที่ถูกประกบตำแหน่ง	33
รูปที่ 5-2 ตำแหน่งของผู้เล่น ขณะที่ทีมฝั่งตรงข้ามกำลังครองบอล	34
รูปที่ 5-3 ตำแหน่งของผู้เล่นในสนาม ขณะที่ทีมฝั่งเดียวกันกำลังครองบอล	35
รูปที่ 5-4 ตำแหน่งของกองกลางในสนาม ขณะที่ เป็นฝ่ายกำลังครองบอล	36
รูปที่ 5-5 กราฟแสดงผลรวมกำลังสองของค่าความผิดพลาด	39
รูปที่ 5-6 กราฟแสดงผลรวมกำลังสองของค่าความผิดพลาด	40
รูปที่ 5-7 กราฟแสดงผลรวมกำลังสองของค่าความผิดพลาด	40

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาใดๆ ทั้งสิ้น อังอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

บทที่ 1

บทนำ

1.1 ความสำคัญและที่มา

ในปัจจุบันการพัฒนาเกมได้พยายามที่จะทำให้เกมมีความสามารถที่เหมาะสมกับผู้เล่น เพื่อความสนุกสนานของผู้เล่น ซึ่งโดยส่วนมากจะพัฒนาโดยใช้กฎตายตัว โดยสร้างกฎหลายชุดเพื่อที่จะให้มีความสามารถหลายระดับ แต่ความสามารถแค่นี้ไม่เพียงพอสำหรับแต่ละผู้เล่นเห็นได้การพัฒนาให้มียุคออนไลน์ (Online Game) เพื่อเลี้ยงไปเล่นกับผู้เล่นคนอื่นแทน วิธีแก้ไขปัญหานั้นคือ ต้องหาวิธีทำให้เกมสามารถที่จะปรับเปลี่ยนพฤติกรรมของมันเองได้

โครงการนี้จึงได้นำวิธีการของแมชชีนเลิร์นนิ่ง ซึ่งเป็นส่วนหนึ่งของปัญญาประดิษฐ์ (Artificial Intelligence) มาประยุกต์ใช้ในเกม โดยสามารถใช้เทคนิคเรียนรู้ (Learning) ได้แก่ นิวรอลเน็ตเวิร์ก แผนภาพต้นไม้สำหรับการตัดสินใจ (Decision Tree Learning) และอื่นๆ สำหรับในโครงการนี้เลือกใช้แบ็คพรอพากชันนิวรอลเน็ตเวิร์กซึ่งเป็นนิวรอลเน็ตเวิร์กประเภทหนึ่งเป็นเครื่องมือในการปรับเปลี่ยนพฤติกรรมของการเล่นเกม

ในโครงการได้นำวิธีแมชชีนเลิร์นนิ่ง มาประยุกต์ใช้ในฟุตบอล เนื่องจากเป็นเกมที่มีความไม่แน่นอน และไม่สามารถที่จะเขียนกฎให้ครอบคลุมเกมได้ และยังเป็นเกมที่สามารถที่จะเรียนรู้จากผู้เล่นได้ โดยนำวิธีการนี้มาใช้ในการเรียนรู้เฉพาะการส่งลูกบอล เพื่อจำกัดขอบเขตในการทดลอง และสามารถเห็นผลลัพธ์ได้อย่างเด่นชัด

1.2 วัตถุประสงค์ของโครงการ

1. เพื่อศึกษาทฤษฎี และหลักการของแมชชีนเลิร์นนิ่ง
2. เพื่อศึกษาทฤษฎี และหลักการของนิวรอลเน็ตเวิร์ก
3. เพื่อออกแบบและพัฒนาเกมฟุตบอล โดยใช้หลักการเขียนโปรแกรมเชิงวัตถุ
4. เพื่อนำทฤษฎีนิวรอลเน็ตเวิร์ก มาใช้ในแก้ปัญหาคารส่งลูกบอล รวมทั้งการหารูปแบบ และวิธีการที่เหมาะสมในการนำนิวรอลเน็ตเวิร์ก ไปใช้ในการแก้ปัญหาดังกล่าว

1.3 ขอบเขตของโครงการ

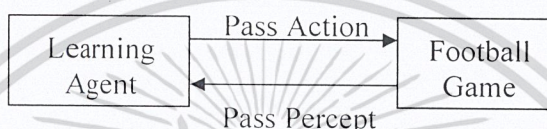
โครงการนี้เป็นการเขียนเกมฟุตบอลโดยนำเอาหลักการเรียนรู้โดยใช้หลักของนิวรอลเน็ตเวิร์ก ซึ่งสามารถที่จะเรียนรู้ (Learning) โดยนำข้อมูลใช้ในการเทรนนิวรอลเน็ตเวิร์ก คือ ตำแหน่งของนักฟุตบอลทุกตัวที่อยู่ในสนามขณะที่เกิดการส่งลูกฟุตบอล ทิศทางการส่งบอลของผู้เล่น และผลการส่งลูกบอล ซึ่งจะเป็นตัวแปรที่ช่วยในการตัดสินใจว่าการส่งบอลในครั้งนั้นดีหรือไม่

โครงการนี้เราสร้างเลือกพัฒนาเกมฟุตบอล เนื่องจากเป็นเกมที่พัฒนาด้วยวิธีกำหนดกฎได้ยาก จึงนำมาพัฒนาโดยใช้หลักการออกแบบเชิงวัตถุ เพื่อได้โปรแกรมที่ง่ายในการแก้ไข และนำกลับมาใช้ใหม่ได้ โดยที่เกมใช้เอนจินต์ที่เป็นที่นิยมในการเขียนเกมปัจจุบัน คือ ไลเรกเอ็กซ์ โดยใช้คอมพิวเตอร์

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ไดเรกทอว์ (DirectDraw) ไดเรกซาวนด์ (DirectSound) และไดเรกอินพุท (DirectInput) เนื่องจากมีความนิยมแพร่หลาย สามารถพัฒนาได้ง่าย โดยไม่ต้องจัดการติดต่อกับอุปกรณ์ฮาร์ดแวร์เอง จึงลดข้อกำจัดการติดต่อกับอุปกรณ์ฮาร์ดแวร์ที่มีหลากหลายผลิตภัณฑ์ด้วยกัน

ในการประยุกต์การเรียนรู้จะเรียนรู้เฉพาะการส่งลูกบอล โดยที่ส่วนเอเจนต์ (Agent) จะมีการรับเพอเซป (Percept) ซึ่งเป็นตัวแปรต่างๆ ที่เราต้องการศึกษาจากเกม เพื่อที่จะตัดสินใจในการส่งลูกบอล และการเรียนรู้ที่เราจะเรียนรู้จากการเก็บข้อมูลจากการเล่นครั้งก่อนๆ โดยไม่ได้ทำการเทรน (Train) แบบอินเตอร์แอ็กทีฟ เพราะว่าวิธีการเทรนนิวโรลเน็ตเวิร์คค่อนข้างใช้เวลานานมาก ไม่เหมาะสมที่เทรน ขณะที่กำลังเล่นอยู่ ดังนั้นหลังการแข่งขันจบในแต่ละรอบก็ ค่อยทำการเทรนและเก็บข้อมูลไว้ เพื่อนำข้อมูลที่เราได้ทำการเทรนไว้แล้ว ไปใช้ในการตัดสินใจของผู้เล่นในการแข่งขันครั้งถัดไป ซึ่งจะช่วยให้เปอร์เซ็นต์การส่งบอลในครั้งถัดไปดีขึ้น



รูปที่ 1-1 การตัดสินใจ

1.4 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ

1. ได้รับความรู้เกี่ยวกับปัญญาประดิษฐ์ โดยเฉพาะด้านแมชชีนเลิร์นนิง
2. ได้รับความเข้าใจเกี่ยวกับประโยชน์ และ หลักการทำงานของนิวโรลเน็ตเวิร์ค
3. สามารถประยุกต์ใช้ นิวโรลเน็ตเวิร์ค ในการเรียนรู้ได้
4. ได้รับความรู้ ความสามารถในการพัฒนาเกม โดยใช้ ไดเรกเอ็กซ์
5. ได้รับความรู้ ความสามารถในการออกแบบ โปรแกรมเชิงวัตถุ
6. สามารถวิเคราะห์และออกแบบโครงสร้างข้อมูลที่นำมาใช้ในการพัฒนาเกม

1.5 วิธีการดำเนินงาน

การดำเนินงานจะเริ่มด้วยการศึกษาทฤษฎีการเรียนรู้แบบต่างๆ ศึกษากระบวนการเรียนรู้ การนำไปประยุกต์ใช้ และเทคนิคในการพัฒนา

เมื่อศึกษาทฤษฎีที่ต้องใช้ครบถ้วนแล้วก็เริ่มพัฒนาเกม โดยทำการออกแบบและพัฒนาโดยใช้หลักการเชิงวัตถุ แล้วทำการออกแบบประยุกต์การเรียนรู้กับเกมฟุตบอล โดยมีขั้นตอนดังนี้

1. ทำการออกแบบและกำหนด โครงสร้างของเกม รวมทั้งออกแบบรูปแบบควบคุมการเคลื่อนที่ของนักฟุตบอลและการส่งบอล
2. ทำการพัฒนาเกมฟุตบอล
3. รวบรวมข้อมูลการส่งลูกบอล
4. ทดลองหาโทโปโลยีของนิวโรลเน็ตเวิร์คที่เหมาะสม
5. ทำการปรับปรุงแก้ไขตัวแปรที่ใช้ในการเทรน ให้ได้ผลลัพธ์ที่เหมาะสม

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

บทที่ 2

นิวรอลเน็ตเวิร์ก

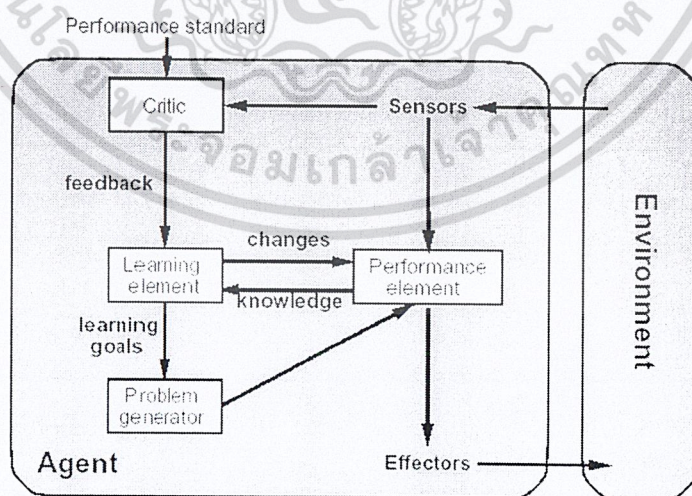
2.1 การเรียนรู้ (Learning)

โดยปกติโปรแกรมที่พัฒนาขึ้นนั้น ไม่สามารถที่จะทำงานได้เมื่อไปอยู่ในสภาพแวดล้อมที่แตกต่างกันออกไป และความสามารถของโปรแกรมเหล่านั้นจะขึ้นอยู่กับผู้พัฒนาที่ได้โปรแกรมนั้น ๆ ทำให้ไม่สามารถที่จะทำงานในสภาพแวดล้อมที่เปลี่ยนแปลงไปจากเดิมได้ ดังนั้นการเรียนรู้จึงเป็นการประยุกต์ที่ทำให้โปรแกรมเหล่านั้นสามารถที่จะเรียนรู้ และเปลี่ยนแปลงพฤติกรรมตามสิ่งแวดล้อมที่เปลี่ยนแปลงไป ซึ่งสามารถที่จะประยุกต์ใช้เพื่อทำการแยกแยะรูปแบบ และวิเคราะห์ข้อมูล ทำให้โปรแกรมมีความสามารถเพิ่มขึ้นในการทำงานในสภาวะแวดล้อมที่แตกต่างไปจากเดิม

การเรียนรู้เบื้องต้นของเอเจนต์ จะแบ่งออกได้เป็น 4 ส่วน คือ

1. ส่วนเลือกการกระทำ (Performance Element) เป็นส่วนที่เลือกการกระทำจากความรู้ที่มีอยู่เพื่อตอบสนองต่อสิ่งแวดล้อม
2. ส่วนวิเคราะห์การกระทำ (Critic) เป็นส่วนที่ทำการวิเคราะห์การกระทำต่อสิ่งแวดล้อมว่าได้ผลดีหรือผลเสีย
3. ส่วนเรียนรู้ (Learning Element) เป็นส่วนที่ทำการสร้างความรู้ที่มีโดยรับรู้จากส่วนวิเคราะห์การกระทำ เพื่อที่จะปรับปรุงความรู้ที่มี และเมื่อรู้ว่ามีข้อมูลไม่เพียงพอก็สามารถที่จะส่งสิ่งที่ต้องการไปยังส่วนสร้างปัญหา
4. ส่วนสร้างปัญหา (Problem Generation) ซึ่งเป็นส่วนที่สร้างสรรค์การกระทำใหม่ ๆ ซึ่งไม่มีความรู้มาก่อนทำให้สามารถที่จะหาความรู้ที่คิดว่าหรือถูกต้องกว่า

ซึ่งแสดงให้เห็นความสัมพันธ์ดังรูปที่ 2 - 1

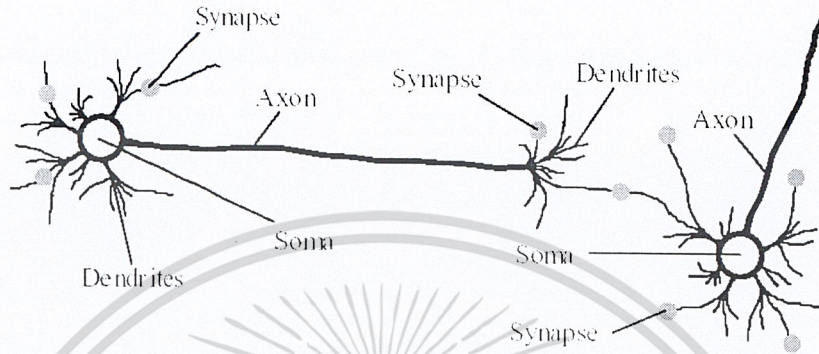


รูปที่ 2 - 1 โมเดลของเอเจนต์การเรียนรู้

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

2.2 นิวรอลเน็ตเวิร์ก (Neural Network)

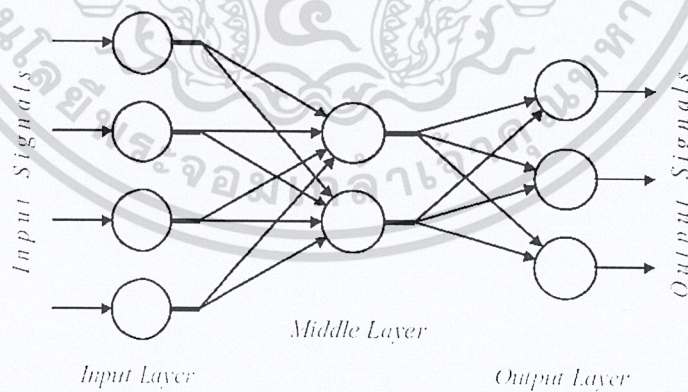
นิวรอลเน็ตเวิร์ก เป็นวิธีการเรียนรู้ที่จำลองระบบประสาทของมนุษย์ ดังรูปที่ 2 - 2 มาเป็นแบบจำลองแบบโครงข่ายประกอบด้วยยูนิต แต่ละยูนิตจะรับอินพุตหลาย ๆ ตัวเข้ามาประมวลผลได้เป็นเอาต์-พุตค่าหนึ่ง ซึ่งจะนำเอาต์พุตเหล่านั้นส่งต่อไปยังยูนิตต่าง ๆ ดังจะเห็นได้จากรูปที่ 2 - 3



รูปที่ 2 - 2 โครงข่ายของสมองของมนุษย์

<i>Biological Neural Network</i>	<i>Artificial Neural Network</i>
Soma	Neuron
Dendrite	Input
Axon	Output
Synapse	Weight

รูปที่ 2 - 3 เปรียบเทียบส่วนประกอบระหว่างระบบประสาทของมนุษย์กับที่จำลองขึ้นมาเอง

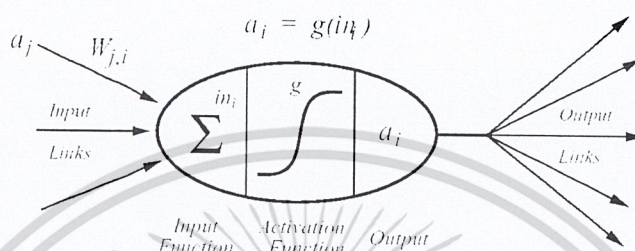


รูปที่ 2 - 4 โครงข่ายนิวรอลเน็ตเวิร์ก

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

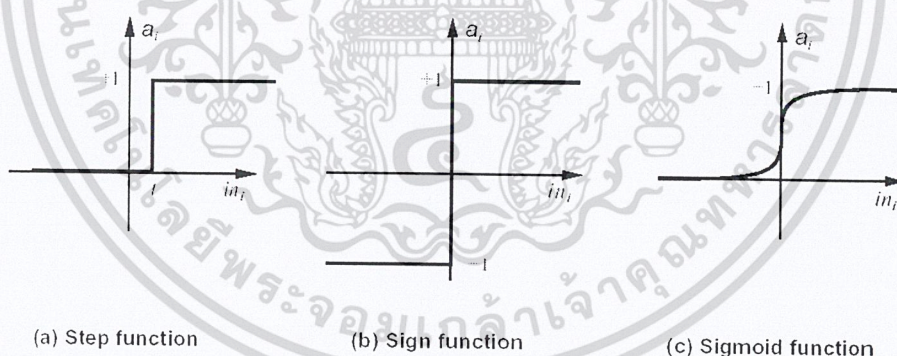
นิวรอลเน็ตเวิร์ก จะเป็นโครงข่ายของยูนิต ซึ่งแต่ละยูนิตจะรวมอินพุตต่าง ๆ เข้าไว้ด้วยกันเป็นเอาต์พุต โดยมีการคำนวณสองส่วน

ส่วนแรกคือ อินพุตฟังก์ชัน (Input Function) จะทำการรวมอินพุตต่าง ๆ เข้าไว้ด้วยกันเป็นค่าเดียว จากรูปที่ 2 - 4 จะเห็นได้ว่าอินพุตแต่ละตัวจะมีค่าถ่วงน้ำหนัก (Weight) สำหรับของแต่ละอินพุตเอง โดยอินพุตฟังก์ชันที่นิยมใช้ คือผลรวมค่าถ่วงน้ำหนัก (Weighted Sum) ซึ่งอินพุตแต่ละตัวจะถูกคูณด้วยค่าถ่วงน้ำหนักของแต่ละอินพุตเอง จากนั้นจึงนำผลคูณของแต่ละอินพุตที่ได้มาบวกกัน



รูปที่ 2 - 5 ยูนิตของนิวรอลเน็ตเวิร์ก

ส่วนที่สอง คือแอ็กทิเวชันฟังก์ชัน (Activation Function) ซึ่งจะทำหน้าที่แปลงค่าที่ได้จากอินพุตฟังก์ชันไปเป็นเอาต์พุตของแต่ละยูนิต โดยมีค่าเทรชโฮล (Threshold) ซึ่งเป็นตัวกำหนดจุดเริ่มต้นของแอ็กทิเวชันฟังก์ชัน ตัวอย่างแอ็กทิเวชันฟังก์ชันที่นิยมใช้ได้แก่ ซิกมอยด์ฟังก์ชัน (Sigmoid Function) และไฮเพอร์โบลิกแทนเจนต์ฟังก์ชัน (Hyperbolic Tangent Function) ดังแสดงในรูปที่ 2 - 5 และรูปที่ 2 - 6



รูปที่ 2 - 6 ตัวอย่างฟังก์ชันเบื้องต้น

$$y_{\tanh} = \frac{2a}{1 + e^{-b \cdot X}} - a$$

รูปที่ 2 - 7 สมการ Hyperbolic Tangent Function

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

โครงข่ายนิวรอลเน็ตเวิร์ก จะเรียงยูนิตเป็นเลเยอร์ซึ่งมี 3 เลเยอร์

1. อินพุตเลเยอร์ (Input Layer) คือเลเยอร์ทางซ้ายสุดที่ต่อเชื่อมเข้ากับทุก ๆ อินพุต โดยแต่ละยูนิตในอินพุตเลเยอร์จะต่ออยู่กับแหล่งข้อมูลเพียงหนึ่งแหล่งเท่านั้น ซึ่งอินพุตเลเยอร์ไม่ได้ทำการประมวลผลใด ๆ และแต่ละอินพุตยูนิตจะนำค่าอินพุตไปแทนเป็นค่าเอาต์พุต
2. เอาต์พุตเลเยอร์ (Output Layer) คือเลเยอร์ขวาสุดที่ส่งค่าของเอาต์พุตไปยังทุก ๆ ยูนิตในเอาต์พุตเลเยอร์จะเชื่อมต่อไปยังทุกยูนิตในฮิดเดนเลเยอร์ โดยเอาต์พุตของเอาต์พุตยูนิตจะเป็นเอาต์พุตของนิวรอลเน็ตเวิร์ก
3. ฮิดเดนเลเยอร์ (Hidden Layer) คือเลเยอร์ที่อยู่ระหว่างอินพุตเลเยอร์และเอาต์พุตเลเยอร์ แต่ละยูนิตในฮิดเดนเลเยอร์จะเชื่อมต่อไปยังทุก ๆ ยูนิตในเลเยอร์ถัดไป ฮิดเดนยูนิตจะคำนวณค่าเอาต์พุตของมันโดยใช้แอกทีเวชันฟังก์ชัน โดยนิวรอลเน็ตเวิร์กสามารถมีฮิดเดนเลเยอร์กี่เลเยอร์ก็ได้ แต่โดยทั่วไปฮิดเดนเลเยอร์ควรมีเพียง 1 เลเยอร์ก็เพียงพอแล้ว

โทโพโลยี (Topology) ของนิวรอลเน็ตเวิร์กเบื้องต้น จะมีอยู่ 2 ชนิด ได้แก่

1. เพอเซปตรอนนิวรอลเน็ตเวิร์ก (Perceptron Neural Network) เป็นนิวรอลเน็ตเวิร์กที่มีฮิดเดนเลเยอร์เพียงชั้นเดียว และมีเพียงแค้ยูนิตเดียว โดยการปรับค่าถ่วงน้ำหนักไปในทางเดียวไม่มีการส่งค่าย้อนกลับมาปรับปรุงค่าถ่วงน้ำหนัก ความสามารถของเพอเซปตรอนนิวรอลเน็ตเวิร์ก ทำได้แค่เพียงแยกแยะประเภทของอินพุตเป็น 2 กลุ่มเท่านั้น
2. มัลติเลเยอร์นิวรอลเน็ตเวิร์ก (Multilayer Neural Network) เป็นนิวรอลเน็ตเวิร์กที่มีฮิดเดนเลเยอร์หลายชั้นปกติจะมี 1 - 4 ชั้น และมีการปรับค่าถ่วงน้ำหนักไปทางเดียว ไม่มีการปรับปรุงค่าถ่วงน้ำหนักย้อนกลับ

ขั้นตอนในการเทรนนิวรอลเน็ตเวิร์ก มีดังต่อไปนี้ คือ

1. การกำหนดค่าเริ่มต้น (Initialisation) เป็นขั้นตอนที่กำหนดค่าถ่วงน้ำหนัก และค่าเทรโดลของเน็ตเวิร์ก ซึ่งเป็นค่าที่สุ่มเลือกมาด้วยการกระจายตัวแบบสม่ำเสมอ (Uniform Distribution) ในช่วงแคบ ๆ ซึ่งนิวรอลเน็ตเวิร์กในแต่ละโทโพโลยีก็จะมีช่วงต่างกัน
2. การกระตุ้น (Activation) เป็นขั้นตอนในการคำนวณค่าเอาต์พุตของแต่ละยูนิต
3. การเทรนค่าถ่วงน้ำหนัก (Weight Training) เป็นขั้นที่ทำการปรับค่าถ่วงน้ำหนักและค่าเทรโดลจากค่าความผิดพลาดของเอาต์พุต
4. การทำซ้ำ (Iteration) เป็นการกลับไปทำซ้ำในขั้นตอนที่ 2 จนกระทั่งได้เอาต์พุตที่มีค่าความผิดพลาดที่สามารถยอมรับได้

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ข้อดีของนิเวรอลเน็ตเวิร์ก

1. สามารถจัดการกับปัญหาได้หลายประเภท เช่น ปัญหาการทำนายค่า การแยกประเภท และการแบ่งกลุ่ม เป็นต้น
2. ให้ผลลัพธ์ที่ดีได้แม้ว่าจะถูกนำไปใช้ในโดเมนของปัญหาที่ซับซ้อน
3. จัดการได้ทั้งตัวแปรที่มีค่าต่อเนื่องและไม่ต่อเนื่อง
4. มีแพ็คเกจสำเร็จรูปให้เลือกใช้มากมาย

ข้อเสียของนิเวรอลเน็ตเวิร์ก

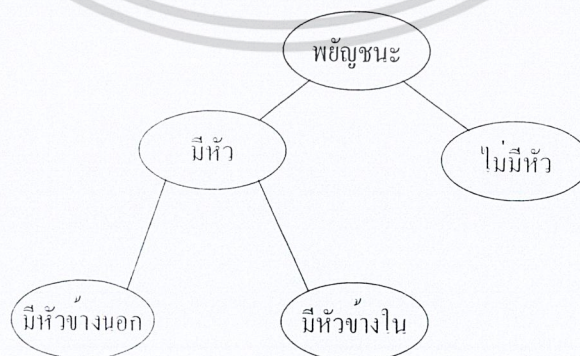
1. อินพุตและเอาต์พุตทุกตัวจะต้องถูกปรับให้อยู่ในช่วง $[0, 1]$
2. ไม่สามารถอธิบายที่มาของผลลัพธ์ได้
3. ผลลัพธ์ที่ได้อาจจะไม่ใช่ค่าที่ดีที่สุด

ค่าที่จำเป็นต้องเลือกเพื่อสร้างนิเวรอลเน็ตเวิร์ก

1. จำนวนของฮิดเดนเลเยอร์
2. ขนาดของฮิดเดนเลเยอร์
3. ช่วงในการสุ่มค่าถ่วงน้ำหนักเริ่มต้น
4. ค่าความผิดพลาดที่ยอมรับได้

2.3 เพอเซปตรอนนิเวรอลเน็ตเวิร์ก (Perceptron Neural Network)

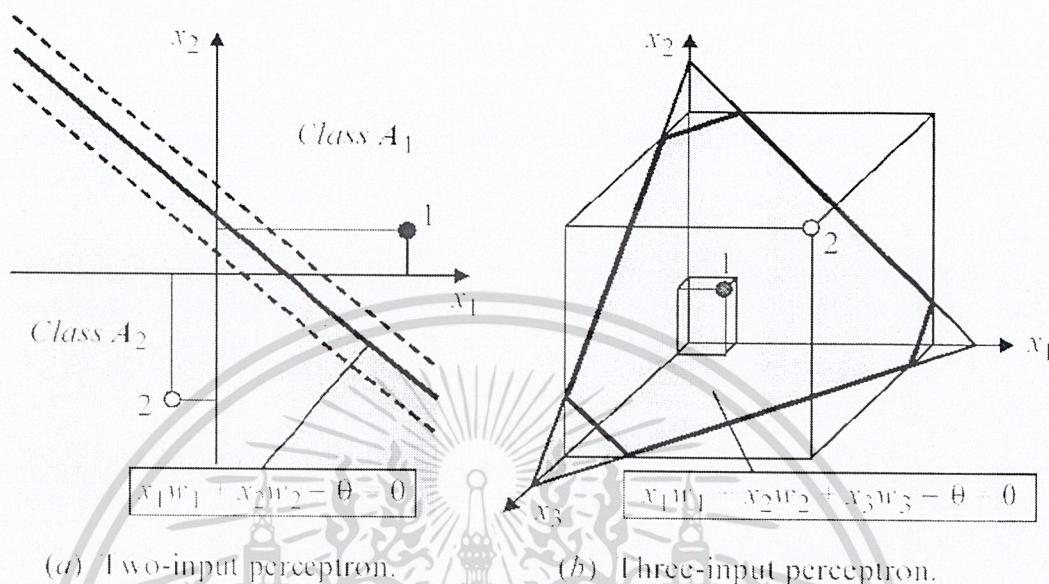
เป็นนิเวรอลเน็ตเวิร์กที่มีเพียงแค่เลเยอร์และยูนิตเดียว การปรับปรุ้ค่าถ่วงน้ำหนักไปในทางเดียว ไม่มีการส่งค่าย้อนกลับมาปรับปรุ้ค่าถ่วงน้ำหนัก โดยความสามารถของเพอเซปตรอนนิเวรอลเน็ตเวิร์กคือสามารถที่จะแบ่งแยกแยะอินพุตออกเป็นประเภทต่าง ๆ ซึ่งหากมีอินพุตอยู่ เช่น X_1, X_2, \dots, X_n ดังนั้นหากใช้เพอเซปตรอนก็จะสามารถแบ่งแยกอินพุตออกเป็น 2 ข้างไปเรื่อย ๆ โดยจะเกิดรูปเหลี่ยมมีจำนวนด้านเท่ากับจำนวนอินพุต ซึ่งจะมีเส้นแบ่งแยกอินพุตออกเป็น 2 ฝั่ง ซึ่งเรียกว่า ไฮเพอร์เพลน (Hyperplane) ซึ่งเขียนอยู่ในรูปของฟังก์ชัน $\sum X_i w_i - \theta = 0$ ตัวอย่างเช่น การแบ่งแยกลักษณะรูปแบบของพยัญชนะ



รูปที่ 2 - 8 แสดงการแบ่งแยกพยัญชนะ โดยใช้เพอเซปตรอน

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

จากรูปมีการแบ่งแยกรูปแบบของพหุนาม โดยใช้ลักษณะที่แตกต่างกันของพหุนามเป็นเกณฑ์ โดยสามารถแบ่งแยกออกได้เป็น 2 ประเภทมีลักษณะคล้ายกับไบนารีทรี (Binary Tree) ซึ่งจะแสดงการแบ่งช่วงของอินพุตดังแสดงในรูปที่ 2-9



รูปที่ 2-9 เส้นแบ่งอินพุตในเพอเซปตรอน (a) 2 input perceptron (b) 3 input perceptron

2.3.1 ขั้นตอนทำงานของเพอเซปตรอน

หลักการทำงานของเพอเซปตรอนจะพยายามลดความแตกต่างระหว่างค่าเอาต์พุตที่คาดหวังกับค่าเอาต์พุตจริง นั่นก็คือ พยายามจะทำการเทรนค่าถ่วงน้ำหนักไปเรื่อย ๆ จนกว่าจะได้ค่าเอาต์พุตที่ใกล้เคียงหรือเท่ากับเอาต์พุตจริง โดยจะเริ่มต้นจากการกำหนดค่าถ่วงน้ำหนักเริ่มต้นให้อยู่ในช่วง $[-0.5, 0.5]$ หลังจากนั้นก็จะทำการเทรน โดยการเทรนในแต่ละรอบก็จะมีค่าความผิดพลาดซึ่งสามารถคำนวณได้จากสูตร $e(p) = Y_d(p) - Y(p)$ ซึ่ง $p = 1, 2, 3, \dots$ โดยที่ $Y_d(p)$ คือ เอาต์พุตที่คาดหวัง $Y(p)$ คือ เอาต์พุตจริงที่ออกมา p^h คือ ลำดับรอบของการเทรน และ $e(p)$ คือค่าความผิดพลาดในแต่ละรอบของการเทรน โดยที่หาก $e(p)$ มีค่าเป็นบวก แสดงว่าต้องเพิ่มค่าของ $Y(p)$ แต่หาก $e(p)$ มีค่าเป็นลบ แสดงว่าต้องทำการลดค่าของ $Y(p)$ และในกรณีที่ $X_i(p)$ มีค่าเป็นบวก และมีการเพิ่มขึ้นของค่าถ่วงน้ำหนักจะส่งผลให้ $Y(p)$ มีค่าเพิ่มขึ้น แต่ในทางกลับกันหาก $X_i(p)$ มีค่าเป็นลบ และมีการเพิ่มขึ้นของค่าถ่วงน้ำหนักจะส่งผลให้ $Y(p)$ มีค่าลดลง โดยค่าถ่วงน้ำหนักในรอบถัดไปสามารถคำนวณได้จากสูตร

$$W_i(p+1) = W_i(p) + \alpha * X_i(p) * e(p)$$

โดยที่ α คือค่าคงที่ของการเรียนรู้ (Learning Rate) ซึ่งค่านี้จะเหมาะสมสำหรับแต่ละปัญหา โดยจะมีการสรุปขั้นตอนการเทรนดังต่อไปนี้

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

1. ทำการสุ่มค่าถ่วงน้ำหนักและค่าของเทรตโฮลให้อยู่ในช่วง $[-0.5, 0.5]$
2. คำนวณหาค่าเอาต์พุตจริงได้จากสูตร $Y(p) = \text{step} [\sum X_i(p) W_i(p) - \theta]$
3. ทำการปรับปรุงค่าถ่วงน้ำหนักได้จากสูตร

$$W_i(p+1) = W_i(p) + \alpha * X_i(p) * e(p)$$

$$\text{โดยที่ } \Delta W_i(p) = \alpha * X_i(p) * e(p)$$

4. ทำซ้ำโดย กลับไปทำขั้นตอนที่ 2 ไปจนกว่าจะได้ค่าถ่วงน้ำหนักที่ไม่ค่อยจะมีการเปลี่ยนแปลงแล้วจึงหยุด หรือค่าความผิดพลาดเท่ากับศูนย์ก็จะทำให้ $\alpha * X_i(p) * e(p) = 0$
เพราะฉะนั้นจะทำให้ $W_i(p+1) = W_i(p)$ คือ ค่าถ่วงน้ำหนักมีค่าคงที่ไม่เปลี่ยนแปลง

2.3.2 ตัวอย่างการนำเพอเซปตรอนไปใช้งาน

ตัวอย่างนี้คือการนำเพอเซปตรอนไปใช้ในการแก้ปัญหา AND, OR, XOR

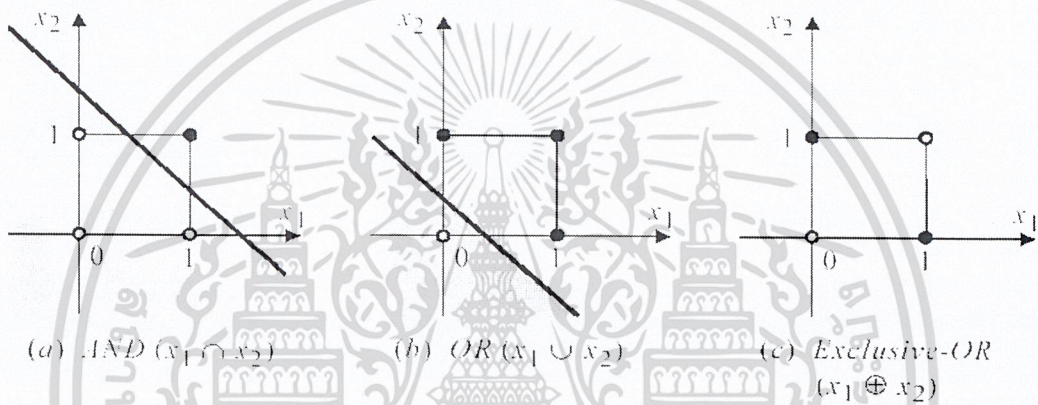
Epoch	Inputs		Desired output T_d	Initial weights		Actual output f	Error e	Final weights	
	X_1	X_2		W_1	W_2			W_1	W_2
1	0	0	0	0.3	-0.1	0	0	0.3	-0.1
	0	1	0	0.3	-0.1	0	0	0.3	-0.1
	1	0	0	0.3	-0.1	1	-1	0.2	-0.1
	1	1	1	0.2	-0.1	0	0	0.3	0.0
2	0	0	0	0.3	0.0	0	0	0.3	0.0
	0	1	0	0.3	0.0	0	0	0.3	0.0
	1	0	0	0.3	0.0	1	-1	0.2	0.0
	1	1	1	0.2	0.0	1	0	0.2	0.0
3	0	0	0	0.2	0.0	0	0	0.2	0.0
	0	1	0	0.2	0.0	0	0	0.2	0.0
	1	0	0	0.2	0.0	1	-1	0.1	0.0
	1	1	1	0.1	0.0	0	1	0.2	0.1
4	0	0	0	0.2	0.1	0	0	0.2	0.1
	0	1	0	0.2	0.1	0	0	0.2	0.1
	1	0	0	0.2	0.1	1	-1	0.1	0.1
	1	1	1	0.1	0.1	1	0	0.1	0.1
5	0	0	0	0.1	0.1	0	0	0.1	0.1
	0	1	0	0.1	0.1	0	0	0.1	0.1
	1	0	0	0.1	0.1	0	0	0.1	0.1
	1	1	1	0.1	0.1	1	0	0.1	0.1

Threshold, $\theta = 0.2$, learning rate, $\alpha = 0.1$

รูปที่ 2 - 10 ตารางการเทรนโอบอเรชัน AND

จากรูปเป็นตัวอย่างแสดงรูปแบบการเทรนโอบอเรชัน AND ซึ่งสังเกตได้ว่า หลังจากทำการเทรนในรอบสุดท้ายแล้ว ค่าความผิดพลาดเท่ากับศูนย์ แล้วได้ค่าของเอาต์พุตจริงที่ได้มีค่าเท่ากับ เอาต์พุตที่เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

คาดหวังไว้ ซึ่งการแทนโอเปอร์เรชัน AND จะมีความคล้ายคลึงกันกับโอเปอร์เรชันกับ OR เพราะหากสังเกตกราฟที่ได้จากรูปข้างล่างแล้ว โอเปอร์เรชัน AND และ OR จะได้ผลลัพธ์ของการแบ่งกราฟของเอาต์พุตออกเป็น 2 ส่วน ซึ่งแสดงว่าสามารถใช้เพื่อเซปตรอนนิเวรอลเน็ตเวิร์กในการแทนโอเปอร์เรชัน AND และ OR ได้ แต่หากจะนำไปใช้ในการแทนโอเปอร์เรชัน XOR จะไม่สามารถที่จะทำได้เนื่องจากผลลัพธ์ของเอาต์พุตที่ได้จะไม่สามารถแบ่งอินพุต 2 ส่วนได้ เนื่องจากที่ถูกต้องแล้วต้องแบ่งอินพุตออกเป็น 3 ส่วน จึงไม่สามารถใช้เพื่อเซปตรอนมาทำการแทนได้ เพราะเพื่อเซปตรอนสามารถใช้ในการแบ่งแยกอินพุตออกเพียงแค่ 2 ส่วนเท่านั้น คือสามารถใช้ได้เส้นตรงเพียงแค่เส้นเดียวในการแบ่งแยกอินพุตเท่านั้น ดังนั้นหากจะแก้ปัญหาการแทนของ โอเปอร์เรชัน XOR จะต้องใช้แบ็กพรอพาทกชันมาใช้แก้ปัญหาแทนการใช้เพื่อเซปตรอน เนื่องจากต้องใช้เส้นตรงมากกว่า 1 เส้นมาแบ่งแยกอินพุต

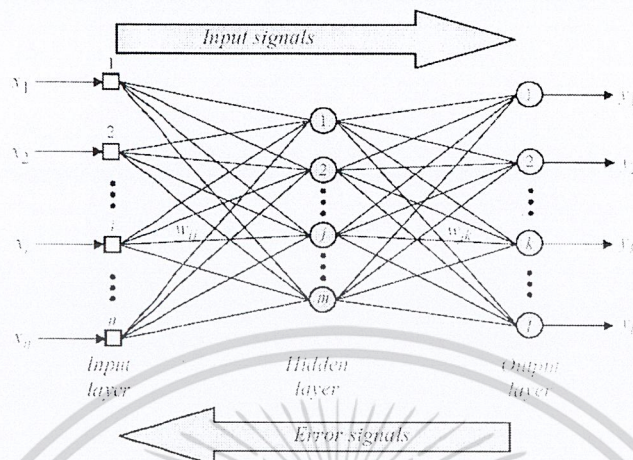


รูปที่ 2 - 11 แสดงการใช้เส้นแบ่งกราฟช่วงของอินพุต

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

2.4 แบ็กพรอพากชัน (Back-Propagation Neural Network)

เป็นมัลติเลเยอร์นิวรอลเน็ตเวิร์กชนิดหนึ่งที่ได้รับนิยามมาก ซึ่งเป็นนิวรอลเน็ตเวิร์กที่มีปรับค่าถ่วงน้ำหนักแบบย้อนกลับ หลังจากผ่านกระบวนการแอกทิเวชันดังรูปที่ 2 - 7



รูปที่ 2 - 12 Back - Propagation Neural Network

แบ็กพรอพากชันจะมีโครงสร้างของนิวรอลตามรูปที่ 2 - 12 โดยจะแบ่งออกเป็นลักษณะของเลเยอร์ได้ทั้งหมด 3 เลเยอร์ คือ อินพุตเลเยอร์ ฮิดเดนเลเยอร์ และเอาต์พุตเลเยอร์ โดยในแต่ละเลเยอร์นั้นก็จะ มีฟังก์ชันการทำงานที่แตกต่างกันไปในแต่ละเลเยอร์ ซึ่งเริ่มจากอินพุตเลเยอร์จะทำหน้าที่รับค่าของอินพุต มาจากภายนอก แล้วจะจัดการส่งต่อไปให้ ฮิดเดนเลเยอร์ต่อไป ซึ่งฮิดเดนเลเยอร์จะทำการซ่อนเอาต์พุตที่เกิดจากการคำนวณเอาไว้ ซึ่งเราไม่สามารถที่จะรู้ได้ โดยในฮิดเดนเลเยอร์เองก็อาจประกอบด้วยเลเยอร์อีก หลาย ๆ เลเยอร์ ซึ่งโดยทั่วไปแล้วภายในฮิดเดนเลเยอร์ จะมีเลเยอร์อยู่ 3 เลเยอร์เท่านั้น หากใช้เลเยอร์ มากกว่านี้ก็ต้องมีการคำนวณเพิ่มขึ้นมากเกินไปตามไปด้วย ส่วนเอาต์พุตเลเยอร์จะทำหน้าที่ในการรับ อินพุตมาจากฮิดเดนเลเยอร์คำนวณหาค่าเอาต์พุตแล้วส่งออกมา

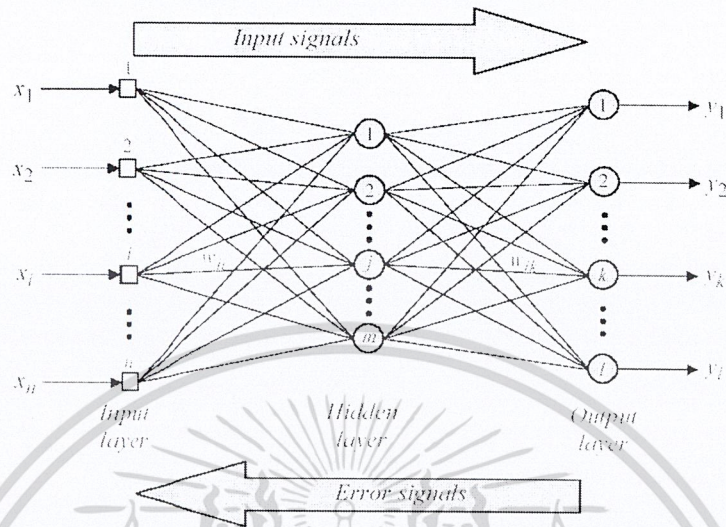
2.4.1 วิธีการเรียนรู้ของแบ็กพรอพากชัน

แบ็กพรอพากชันนิวรอลเน็ตเวิร์กจะใช้วิธีการเรียนรู้ที่เรียกว่า Back-propagation ซึ่งวิธีจะมีการ คล้าย ๆ กับเพอเซปตรอน โดยจะมีการปรับค่าถ่วงน้ำหนักหาค่าของเอาต์พุตจริงที่ออกมามีค่าไม่ เท่ากับเอาต์พุตที่คาดหวังไว้ เพื่อให้ค่าของความผิดพลาดลดลงนั่นเอง โดยเฉพาะในเพอเซปตรอนนั้น จะมีค่าของน้ำหนักเพียง 1 ตัวเท่านั้นสำหรับต่อ 1 อินพุต และเอาต์พุต แต่ในแบ็กพรอพากชัน จะมีค่าถ่วง น้ำหนักอยู่หลายค่าที่ใช้คำนวณเพื่อส่งค่าออกไปยังหลายเอาต์พุต โดยในแบ็กพรอพากชันนี้จะมีขั้นตอน ในการทำงานหลักอยู่ 2 ขั้นตอน คือขั้นตอนแรกเริ่มจากอินพุตเลเยอร์ ฮิดเดนเลเยอร์ไปเรื่อย ๆ จนถึง เอาต์พุตเลเยอร์ จากนั้นก็จะทำการหาค่าผิดพลาดโดยเปรียบเทียบระหว่างเอาต์พุตที่คำนวณได้จริงกับ เอาต์พุตที่คาดหวังไว้ แล้วนำค่าความผิดพลาดนี้มาพิจารณาปรับปรุงค่าถ่วงน้ำหนักย้อนกลับมายังอินพุตเลเยอร์ ซึ่งก็จะขึ้นอยู่กับค่าความผิดพลาด โดยสูตรที่ใช้หาเอาต์พุตก็มีลักษณะคล้าย ๆ เพอเซปตรอน นั่นคือ

$$x = \sum x_i w_i - \theta$$

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ส่วนฟังก์ชันการกระตุ้นที่นำมาใช้คือซิกมอยด์ฟังก์ชัน ซึ่งเท่ากับ $Y^{\text{sigmoid}} = 1 / (1 + e^{-X})$ ฟังก์ชันจะมีผลทำให้ค่าของเอาต์พุตจะอยู่ในช่วง $[0, 1]$ เท่านั้น



รูปที่ 2 - 13 แบ็กพรอพาเกชันนิวรอลเน็ตเวิร์กที่มี 3 เลเยอร์

จากรูปที่ 2 - 13 จะสังเกตได้ว่า X_1, X_2, \dots, X_n คือค่าของอินพุตที่ผ่านเข้าไปในอินพุตเลเยอร์ Y_1, Y_2, \dots, Y_n คือค่าของเอาต์พุตที่ออกทางเอาต์พุตเลเยอร์ ส่วน w_{ij} คือ ค่าของน้ำหนักที่เชื่อมระหว่างนิวรอล i ไปยังนิวรอล j และ w_{jk} คือ ค่าของน้ำหนักที่เชื่อมระหว่างนิวรอล j ไปยังนิวรอล k

2.4.2 ขั้นตอนการเทรนของแบ็กพรอพาเกชัน

1. เริ่มต้นจากกำหนดค่าถ่วงน้ำหนัก และค่าเทรดโฮลของเน็ตเวิร์ก ซึ่งเป็นค่าที่สุ่มเลือกมาด้วยการกระจายตัวสม่ำเสมอ ในช่วงแคบ ๆ ที่อยู่ในช่วง $(-2.4 / F_i, 2.4 / F_i)$ โดยที่ F_i คือ จำนวนอินพุตในชั้นอินพุตเลเยอร์ของนิวรอลเน็ตเวิร์ก

2. ทำการกระตุ้นนิวรอลโดยเริ่มจากอินพุตในชั้นอินพุตเลเยอร์ไปจนถึง เอาต์พุตที่คาดหวังในชั้น เอาต์พุตเลเยอร์โดยเริ่มทำตามขั้นตอนต่อไปนี้

- 2.1 คำนวณหาเอาต์พุตจริงออกมาจากนิวรอลในชั้น ฮิดเดนเลเยอร์ จากสมการ

$$y_j(p) = \text{sigmoid} [\sum x_i(p) * w_{ij}(p) - \theta_j]$$

- 2.2 คำนวณหาเอาต์พุตจริงออกมาจากนิวรอลในชั้น เอาต์พุตเลเยอร์ จากสมการ

$$y_k(p) = \text{sigmoid} [\sum x_j(p) * w_{jk}(p) - \theta_k]$$

3. ทำการปรับค่าถ่วงน้ำหนักโดย ทำการปรับจากค่าความผิดพลาดในชั้นเอาต์พุตเลเยอร์ แล้วทำการปรับมาจนถึงฮิดเดนเลเยอร์ โดยเริ่มจากขั้นตอนต่อไปนี้

- 3.1 คำนวณหาค่า Error Gradient ในชั้นเอาต์พุตเลเยอร์

$$\delta_k(p) = y_k(p) * [1 - y_k(p)] * e_k(p)$$

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

โดยที่ $e_k(p) = y_{d,k}(p) - y_k(p)$

จากนั้นก็คำนวณค่าถ่วงน้ำหนักที่เปลี่ยนไป

$$\Delta W_{jk}(p) = \alpha * y_j(p) * \delta_k(p)$$

ปรับเปลี่ยนค่าถ่วงน้ำหนักก่อนเอาต์พุตเลเยอร์ในรอบถัดไป

$$W_{jk}(p+1) = W_{jk}(p) + \Delta W_{jk}(p)$$

3.2 คำนวณหาค่า Error Gradient ในชั้นฮิดเดนเลเยอร์

$$\delta_j(p) = y_j(p) * [1 - y_j(p)] * \sum \delta_k(p) * W_{jk}(p)$$

จากนั้นก็คำนวณค่าถ่วงน้ำหนักที่เปลี่ยนไป

$$\Delta W_{ij}(p) = \alpha * y_i(p) * \delta_j(p)$$

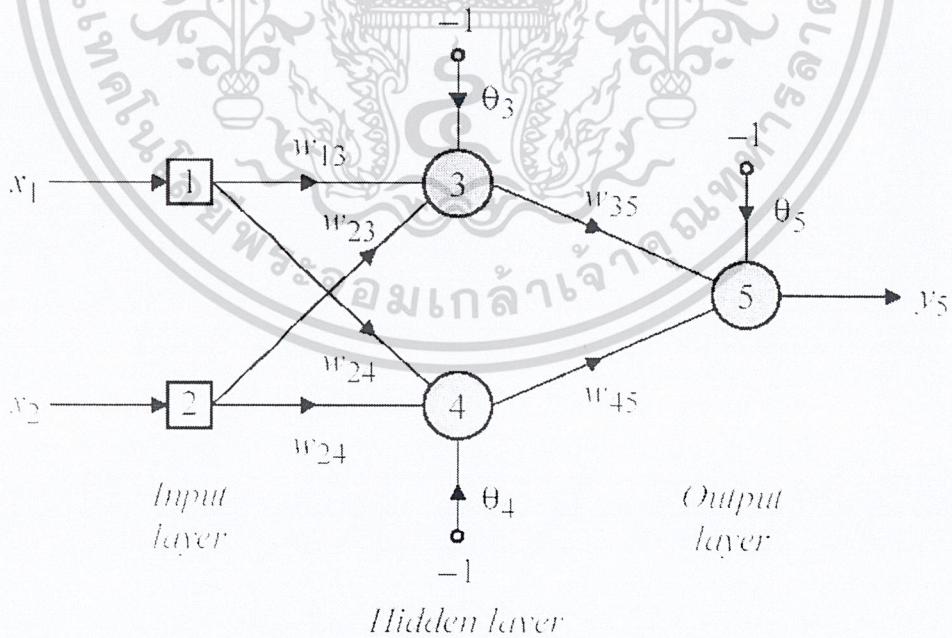
ปรับเปลี่ยนค่าถ่วงน้ำหนักก่อนเอาต์พุตเลเยอร์ในรอบถัดไป

$$W_{ij}(p+1) = W_{ij}(p) + \Delta W_{ij}(p)$$

4. กลับไปทำซ้ำในขั้นตอนที่ 2 ไปเรื่อยๆ จนกว่าจะได้ค่าความผิดพลาดที่ยอมรับได้ หรือว่าทำซ้ำจนกว่าค่าถ่วงน้ำหนักไม่มีการเปลี่ยนแปลงนั่นเอง

2.4.3 ตัวอย่างการนำแบ็กพรอพagation ไปใช้งาน

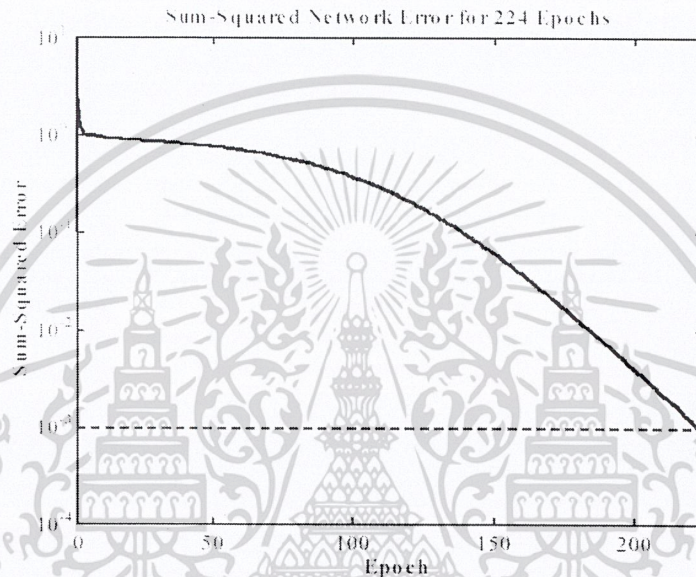
จากตัวอย่างการใช้งานของเพอเซปตรอน เคยกล่าวไว้ว่าสามารถใช้เพอเซปตรอนมาใช้ในการแก้ปัญหาโอเปอร์ชัน AND และ OR ได้แต่ไม่สามารถแก้ XOR ได้ จึงได้นำแบ็กพรอพagation มาใช้ในการแก้ปัญหานี้ โดยสามารถออกแบบโครงสร้างของนิวรอลตามโครงสร้างข้างล่าง



รูปที่ 2-14 โครงสร้างนิวรอลของโอเปอร์ชัน XOR

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

รูปแบบโครงสร้างของนิวรอลไม่สามารถจะบอกได้ว่าดีหรือไม่ เพราะการออกแบบโครงสร้างของนิวรอลเป็นเรื่องที่ยาก ซึ่งเป็นศาสตร์ทางศิลป์มากกว่าศาสตร์ทางวิศวกรรม จากรูป 2 - 14 เป็นโครงสร้างของนิวรอลที่ใช้แก้ปัญหาของโอเปอเรชัน XOR โดยใช้ฮิดเดนเลเยอร์เพียงเลเยอร์เดียวเท่านั้น และมีการกำหนดค่าผลรวมของกำลังสองของค่าความผิดพลาดให้มีค่าเท่ากับ 0.001 โดยค่านี้จะเป็นค่าที่บอกถึงประสิทธิภาพของการเรียนรู้ว่าเรียนรู้ได้เร็วแค่ไหน ซึ่งจากแก้ปัญหาของโอเปอเรชัน XOR โดยทำการเทรนไปเรื่อย ๆ ก็จะได้กราฟของการเรียนรู้ดังข้างล่าง ซึ่งในการแก้ปัญหานี้ต้องทำการเทรนทั้งหมดจำนวน 204 รอบดังรูป 2 - 15



รูปที่ 2-15 กราฟแสดงการเรียนรู้ของการเทรนโอเปอเรชัน XOR

2.5 การปรับปรุงให้สามารถเรียนรู้ได้เร็วขึ้น

วิธีที่จะปรับปรุงเพื่อทำให้เรียนรู้ได้รวดเร็วมียังขั้นตอนอยู่ 2 ขั้นตอนคือ

1. เปลี่ยนฟังก์ชันกระตุ้นที่จากเดิมเราจะใช้ซิกมอยด์ฟังก์ชัน ให้เปลี่ยนไปเป็นฟังก์ชันไฮเพอร์โบลิกแทนเจนต์ฟังก์ชันแทน ซึ่งสามารถเขียนให้อยู่ในรูปแบบสมการดังนี้

$$Y^{\tanh} = 2a / (1 + e^{-bx}) - a$$

โดยที่ a และ b เป็นค่าคงที่มีค่าเท่ากับ 1.716 และ 0.667 ตามลำดับ

2. เปลี่ยนแปลงวิธีการคำนวณ ค่าถ่วงน้ำหนักที่เปลี่ยนไป โดยมีการเพิ่มโมเมนตัมเทอม (Momentum Term) ไปคำนวณด้วย โดยโมเมนตัมเทอม คือ

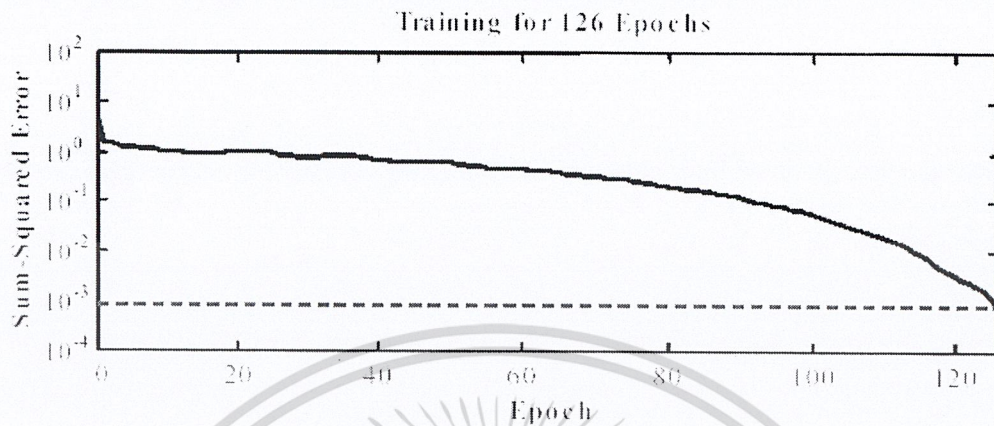
$$\beta * \Delta w_{jk(p-1)}$$

ดังนั้นสมการใหม่จึงอยู่ในรูป

$$\Delta w_{jk(p)} = \beta * \Delta w_{jk(p-1)} + \alpha * y_j(p) * \delta_k(p)$$

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

เรียกว่า Generalised Delta Rule โดยที่ β จะอยู่ในช่วง $[0, 1)$ และหาก $\beta = 0$ แสดงว่าโมเมนต์เดลต้าก็จะมีทำให้สมการเหมือนกับสมการคำนวณค่าถ่วงน้ำหนักที่เปลี่ยนไปตัวเดิมนั่นเอง



รูปที่ 2 - 16 กราฟปรับปรุงความเร็วเรียนรู้ของการเทรนโอบอเรชัน XOR



เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

บทที่ 3

ไคเรครอว์

3.1 รู้จักกับไคเรครอว์

ไคเรครอว์เป็นคอมพิวเตอร์เน็ตเวิร์กที่ช่วยให้ผู้เขียนโปรแกรมสามารถจัดการหน่วยความจำแสดงผล และฮาร์ดแวร์ Blitter (ส่วนประกอบฮาร์ดแวร์ที่อยู่ภายในการ์ดแสดงผล ทำหน้าที่ในการ Blit หรือการถ่ายโอนบล็อกข้อมูล) ได้โดยตรง และสนับสนุนการทำ Flipping โดยจะกล่าวรายละเอียดต่อไปในบทนี้ นอกจากนี้ไคเรครอว์ยังคงสภาพการทำงานของแอปพลิเคชันบนระบบปฏิบัติการวินโดวส์ให้เข้ากันได้กับไคเรเวอร์ของอุปกรณ์ต่าง ๆ ด้วย

ไคเรครอว์เป็นอินเทอร์เฟซที่ทำให้สามารถติดต่อกับอุปกรณ์แสดงผลได้โดยตรงในขณะที่เดียวกันยังรักษาการทำงานให้เข้ากับอินเทอร์เฟซหลักหรือจีดีไอ (GDI : Graphic Device Interface) ซึ่งใช้ในการติดต่ออุปกรณ์กราฟิกบนระบบปฏิบัติการวินโดวส์ แต่จีดีไอไม่ใช่ไอพีโอสำหรับกราฟิกในระดับสูง ไคเรครอว์จะทำให้เกมและซอฟต์แวร์ในระบบย่อยของวินโดวส์ เช่น แพ็กเกจกราฟิก 3 มิติทั้งหลาย เครื่องแปลงสัญญาณวีดีโอดิจิทัล มีอิสระไม่ขึ้นกับอุปกรณ์บนเครื่องคอมพิวเตอร์

ไคเรครอว์ทำงานท่ามกลางความหลากหลายของฮาร์ดแวร์แสดงผล ที่เป็นได้ตั้งแต่จอภาพ เอสวีจีเอ (SVGA) แบบธรรมดาจนถึงฮาร์ดแวร์ระดับสูงที่สนับสนุนการทำ Clipping การทำ Stretching (การ Blit รูปไปยังปลายทางซึ่งมีมิติต่างออกไป) และรูปแบบสีที่ไม่ใช่ RGB อินเทอร์เฟซถูกออกแบบมาทำให้แอปพลิเคชันสามารถประเมินความสามารถของฮาร์ดแวร์แล้วจึงนำคุณลักษณะที่ได้รับการสนับสนุนจากฮาร์ดแวร์ตัวเร่งมาใช้ ส่วนคุณลักษณะที่ฮาร์ดแวร์ไม่สามารถทำได้จะถูกจำลองขึ้นมาโดยไคเรเอ็กซ์

ไคเรครอว์ทำให้มีอิสระในการเข้าถึงหน่วยความจำแสดงผลโดยวิธีที่ไม่ขึ้นกับอุปกรณ์ ที่สำคัญเราใช้ไคเรครอว์ในการจัดการหน่วยความจำแสดงผล โดยที่แอปพลิเคชันต้องรู้จักเพียงข้อกำหนดของอุปกรณ์พื้นฐานบางชนิดที่เป็นมาตรฐานในการใช้งานฮาร์ดแวร์ เช่น รูปแบบสี RGB และ YUV และระยะห่างระหว่างแอดเดรสเริ่มต้นที่แสดงถึงต้นบนจอภาพแต่ละเส้น โดยที่ผู้เขียนโปรแกรมไม่จำเป็นต้องเรียกใช้โพธิ์เซอร์พิเศษเพื่อจัดการกับ Blitter หรือรีจิสเตอร์พาสเตดี เมื่อใช้ไคเรครอว์จะทำให้สามารถใช้หน่วยความจำแสดงผลได้อย่างง่าย รวมทั้งยังใช้ประโยชน์จากการทำ Blitting และความสามารถในการแปลงสีให้เข้ากับฮาร์ดแวร์แสดงผล โดยไม่ขึ้นกับฮาร์ดแวร์ส่วนใดส่วนหนึ่งโดยเฉพาะ

ไคเรครอว์ทำให้เกิดเกมกราฟิกชั้นนำบนเครื่องคอมพิวเตอร์ระบบวินโดวส์ 95 และวินโดวส์รุ่นหลัง รวมทั้งวินโดวส์ NT เวอร์ชัน 4.0 หรือวินโดวส์ 2000

3.2 เหตุผลในการนำไคเรครอว์มาใช้ในการพัฒนาเกม

ไคเรครอว์ เป็นคอมพิวเตอร์เน็ตเวิร์กที่ทำให้การพัฒนาโปรแกรมกราฟิกบนวินโดวส์ทำได้อย่างมีประสิทธิภาพ

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- มีอินเทอร์เฟซสำหรับใช้งานฮาร์ดแวร์แสดงผลได้โดยตรง ส่งผลให้ออปพลิเคชันแสดงผลได้ดีที่สุด เมื่อโปรแกรมทำงานในระดับ Hardware Abstraction Layer หรือ HAL ของไมโครคอร์ว
- ไมโครคอร์วสามารถประเมินความสามารถของฮาร์ดแวร์และใช้คุณลักษณะพิเศษต่าง ๆ ของฮาร์ดแวร์เมื่อทำได้ ตัวอย่างเช่น หากการ์ดจอบนเครื่องสนับสนุนฮาร์ดแวร์ที่ทำ Blitting ไมโครคอร์วก็จะมอบหน้าที่การ Blit ให้กับการ์ดจอ ซึ่งจะทำให้การแสดงผลมีประสิทธิภาพดียิ่งขึ้น นอกจากนี้ไมโครคอร์วยังมีระดับการทำงาน Hardware Emulation Layer ซึ่งจะสนับสนุนคุณลักษณะต่าง ๆ เมื่อฮาร์ดแวร์ไม่สามารถทำได้
- ไมโครคอร์วทำงานภายใต้ระบบปฏิบัติการวินโดวส์ จึงได้รับประโยชน์จากการอ้างอิงแอดเดรสของหน่วยความจำขนาด 32 บิตและโมเดลของหน่วยความจำแบบแฟลตซึ่งระบบปฏิบัติการเตรียมให้ ไมโครคอร์วจะแสดงหน่วยความจำแสดงผลและหน่วยความจำของระบบเป็นแหล่งเก็บข้อมูลรูปแบบบล็อกขนาดใหญ่ ไม่ใช่เซ็กเมนต์ขนาดเล็ก ๆ คนที่เคยใช้การอ้างอิงแอดเดรสแบบเซ็กเมนต์หรือแบบออฟเซต จะรู้คุณค่าของโมเดลหน่วยความจำแบบแฟลตนี้ได้อย่างรวดเร็ว
- ไมโครคอร์วทำการสลับหน้าจอหรือที่เรียกว่า Page Flipping ที่มีบัฟเฟอร์สำรองหรือ Back Buffer หลายอันในออปพลิเคชันโหมดเต็มจอสามารถทำได้โดยง่าย ดูรายละเอียดเพิ่มเติมได้จากหัวข้อ Page Flipping และ Back Buffering
- สนับสนุนการทำ Clipping ในออปพลิเคชันทั้งในโหมดวินโดวส์และโหมดเต็มจอ
- สนับสนุน Z-Buffer สามมิติ
- สนับสนุนโอเวอร์เลย์ของฮาร์ดแวร์ตัวช่วยโดยการจัดลำดับระดับความลึกหรือ Z - Ordering
- สามารถเข้าถึงฮาร์ดแวร์ที่ทำหน้าที่ Image - Stretching
- เข้าถึงพื้นที่หน่วยความจำของอุปกรณ์แสดงผลในระดับมาตรฐานและระดับที่สูงขึ้นได้ในเวลาเดียวกัน
- คุณลักษณะอื่น ๆ รวมถึงพลาตแบบไดนามิกและแบบคัสตอม การเข้าถึงฮาร์ดแวร์เฉพาะอย่างและการสับเปลี่ยนโหมดความละเอียดหรือเรโซลูชัน

เมื่อรวมคุณลักษณะเหล่านี้ไว้ด้วยกัน จะเห็นได้ว่าเราสามารถสร้างออปพลิเคชันที่มีประสิทธิภาพดียิ่งกว่าออปพลิเคชันมาตรฐานที่มีรากฐานมาจากจีดีไอบนระบบปฏิบัติการวินโดวส์ทั่วไป หรือแม้แต่ออปพลิเคชันบนระบบปฏิบัติการดอสก็ตาม

3.3 ความเข้าใจพื้นฐานทางด้านกราฟิก

เนื้อหาในส่วนนี้จะอธิบายความรู้พื้นฐานที่จำเป็นต้องใช้ในการเขียนโปรแกรมด้านกราฟิกโดยใช้ไมโครคอร์ว ซึ่งมีดังต่อไปนี้

- Device - Independent Bitmaps

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- Drawing Surfaces
- Blitting
- Page Flipping และ Back Buffering
- รู้จักกับ Rectangles

3.3.1 Device - Independent Bitmaps

ระบบปฏิบัติการวินโดวส์ รวมถึงไคลเรกเอ็กซ์ใช้ Device - Independent Bitmap หรือ DIB เป็นรูปแบบไฟล์กราฟิกของตนเอง DIB เป็นไฟล์ซึ่งบรรจุข้อมูลเพื่ออธิบาย ขนาดของรูปภาพ จำนวนสีที่ใช้ ค่าที่แสดงถึงสีเหล่านั้น และข้อมูลของแต่ละ Pixel นอกจากนี้ DIB ยังประกอบด้วยค่าตัวแปรที่ใช้ไม่บ่อยนัก เช่นข้อมูลเกี่ยวกับการบีบอัดไฟล์ สีที่สำคัญบางสี (หากไม่ได้ใช้ทั้งหมดทุกสี) และขนาดจริงของรูปภาพ (ในกรณีที่ต้องการพิมพ์ภาพนั้น) โดยปกติไฟล์ DIB จะอยู่ในรูป .bmp หรือบางครั้งอาจใช้ .dib

เนื่องจาก DIB ใช้กันอย่างแพร่หลายในการเขียนโปรแกรมบนวินโดวส์ Platform SDK จึงบรรจุฟังก์ชันมากมายไว้เรียบร้อยแล้ว เราสามารถนำมาใช้กับไคลเรกเอ็กซ์ได้เลย ตัวอย่างเช่น การเขียนเกมในโครงการนี้ใช้ไฟล์รูป .bmp มาใช้ในการตกแต่งพื้นผิวของวัตถุ 3 มิติภายในเกมเช่นกัน

3.3.2 Drawing Surfaces

ไคลเรกดรอว์เซอร์เฟส (Drawing Surface) รับข้อมูลวีดีโอและถูกแสดงออกทางหน้าจอเป็นรูปภาพในขั้นสุดท้าย ในโปรแกรมวินโดวส์ส่วนใหญ่จะเข้าถึงไคลเรกดรอว์เซอร์เฟส โดยใช้ฟังก์ชันของ Win32 เช่น *GetDC* ซึ่งย่อมาจาก Get Device Context หลังจากนั้นจึงจะสามารถวาดภาพลงบนหน้าจอได้ อย่างไรก็ตาม ส่วนต่าง ๆ ภายในระบบสามารถใช้ฟังก์ชันกราฟิกของ Win32 โดยผ่านทางอินเทอร์เฟซของอุปกรณ์กราฟิกที่เรียกว่าจีดีไอ ซึ่งเป็นคอมโพเนนต์หนึ่งของระบบที่ทำให้แอปพลิเคชันต่าง ๆ บนวินโดวส์มาตรฐานสามารถแสดงผลทางหน้าจอได้

ข้อเสียของจีดีไอก็คือไม่ได้ออกแบบมาสำหรับซอฟต์แวร์มัลติมีเดียที่มีประสิทธิภาพสูง แต่ออกแบบมาสำหรับแอปพลิเคชันทางธุรกิจ เช่น เวิร์ด โปรเซสเซอร์และแอปพลิเคชันสเปรดชีตต่าง ๆ จีดีไอยังสนับสนุนเพียงการเข้าถึงวีดีโอบัฟเฟอร์ภายในหน่วยความจำของระบบ ไม่ใช่หน่วยความจำวีดีโอ และยังไม่สามารถดึงลักษณะเด่นที่มีในการ์ดวีดีโอบางชนิดมาใช้ให้เกิดประโยชน์ได้ โดยสรุปจีดีไอเหมาะสำหรับแอปพลิเคชันทางธุรกิจมากที่สุด แต่อาจมีการแสดงผลไม่เร็วพอสำหรับซอฟต์แวร์มัลติมีเดียหรือเกมต่าง ๆ

ในขณะเดียวกันไคลเรกดรอว์นั้นจะทำให้เราสามารถวาดเซอร์เฟส ซึ่งแสดงถึงข้อมูลภายในหน่วยความจำวีดีโอ จึงหมายความว่าเมื่อเราสามารถใช่ไคลเรกดรอว์ เราจึงสามารถเขียนข้อมูลลงบนหน่วยความจำบนการ์ดวีดีโอได้โดยตรง ส่งผลทำให้กระบวนการทางกราฟิกมีความเร็วสูงขึ้นมา โดยเซอร์เฟสเหล่านี้จะถูกแสดงในรูปของชุดของบล็อกข้อมูลภายในหน่วยความจำ ซึ่งการเข้าถึงแอดเดรสของข้อมูลเหล่านี้สามารถทำได้โดยง่าย

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

เซอ์เฟสเป็นส่วนประกอบที่สำคัญมากของไครครอว์มีหน้าที่ในการจัดการกับรูปภาพและการประมวลผลต่าง ๆ

3.3.3 Blitting

คำว่า Blit เป็นคำย่อจาก “Bit Block Transfer” ซึ่งเป็นกระบวนการในการถ่ายโอนบล็อกข้อมูลจากตำแหน่งหนึ่งไปยังอีกตำแหน่งหนึ่งในหน่วยความจำ การ Blit มักจะใช้ในการแสดงการเคลื่อนไหวซ้ำ

3.3.4 Page Flipping และ Back Buffering

การสลับภาพบนหน้าจอหรือการทำ Page Flipping ถือเป็นกุญแจสำคัญในการทำมัลติมีเดีย ภาพเคลื่อนไหว และซอฟต์แวร์เกม การทำ Page Flipping โดยซอฟต์แวร์เปรียบเสมือนการทำภาพเคลื่อนไหวจากแผ่นกระดาษ โดยกระดาษแต่ละหน้าจะมีรูปภาพที่ค่อย ๆ เปลี่ยนแปลงไปที่ละเล็กน้อย ดังนั้นเมื่อเราพลิกแผ่นกระดาษเหล่านั้นอย่างรวดเร็วรูปที่เห็นจะเหมือนมีการเคลื่อนไหวด้วย

การใช้ซอฟต์แวร์ในการทำ Page Flipping จะคล้ายกับกระบวนการเช่นนี้มาก กล่าวคือ เริ่มต้นเราจะจัดเรียงไครครอว์เซอ์เฟสไว้ชุดหนึ่ง โดยออกแบบจะมีลำดับการแสดงผลบนหน้าจอเช่นเดียวกับชุดรูปภาพบนแผ่นกระดาษที่จะถูกพลิกเป็นลำดับถัด ๆ กันไป พื้นผิวหรือเซอ์เฟสแรกเรียกว่า เซอ์เฟสหลัก หรือ Primary Surface และ เซอ์เฟสลำดับต่อ ๆ มาเรียกว่า Back Buffer แอปพลิเคชันของเราจะเขียนหรือเปลี่ยนแปลงข้อมูลลงใน Back Buffer แล้วจึงทำการสลับกับเซอ์เฟสหลักทำให้ภาพใน Back Buffer เดิมแสดงออกสู่หน้าจอ ในขณะที่ระบบกำลังแสดงรูปภาพออกทางหน้าจอ ซอฟต์แวร์ก็จะทำการเขียนลงบน Back Buffer อีกครั้ง กระบวนการเช่นนี้จะดำเนินไปเรื่อย ๆ ในขณะที่ภาพกำลังเคลื่อนไหว ส่งผลให้เราสามารถทำภาพเคลื่อนไหวได้อย่างรวดเร็วและมีประสิทธิภาพ

ไครครอว์นั้นให้เราสามารถกำหนดกรรมวิธีในการทำ Page Flipping ได้โดยง่าย โดยสามารถกำหนดให้เป็นได้ตั้งแต่แบบพื้นฐานซึ่งใช้ 2 บัฟเฟอร์ ทำงานเกี่ยวเนื่องกัน (เซอ์เฟสหลักกับอีก 1 Back Buffer) ไปจนถึงแบบที่มีจำนวน Back Buffer เพิ่มมากขึ้น ซึ่งจะซับซ้อนมากยิ่งขึ้นเช่นกัน

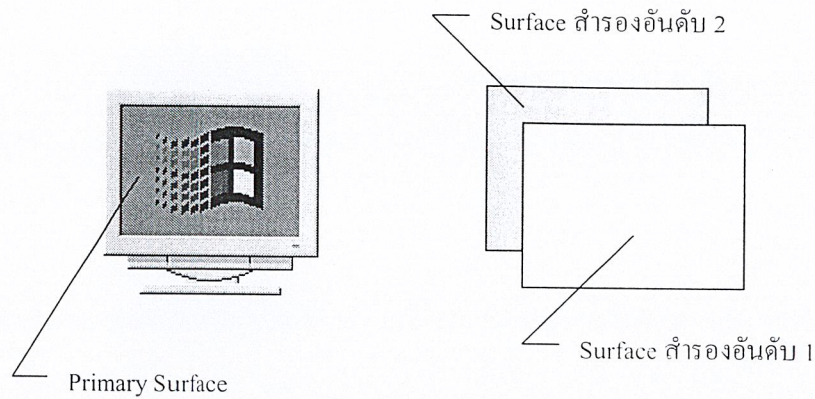
โดยในการสร้างเซอ์เฟสนั้น เราจะสร้างเซอ์เฟสได้หลายแบบด้วยกัน แต่ที่ใช้กันบ่อย ๆ ก็จะสร้างไว้ 2 เซอ์เฟสดังนี้

1. เซอ์เฟสหลัก เป็นเซอ์เฟสที่กำลังแสดงอยู่บนหน้าจอปัจจุบัน
2. Other Surface หรือ Back Surface (เซอ์เฟสสำรอง) เป็นเซอ์เฟสที่เตรียมไว้สำหรับแสดง

ต่อไป

โดยจะเลื่อนขึ้นไปอีก 1 ชั้น คือ ถ้าเป็นเซอ์เฟสสำรองอันดับ 1 ก็จะเลื่อนขึ้นไปเป็นเซอ์เฟสหลักในลำดับต่อไป ส่วนเซอ์เฟสสำรองอันดับ 2 ก็จะเลื่อนไปเป็นเซอ์เฟสสำรองอันดับ 1 และ เซอ์เฟสหลักก็จะเลื่อนกลับมาเป็นเซอ์เฟสสำรองอันดับที่ 2 ในกรณีที่เราสร้างเซอ์เฟสไว้ทั้งหมดด้วยกัน 3 เซอ์เฟสดังแสดงในรูปที่ 3 - 1

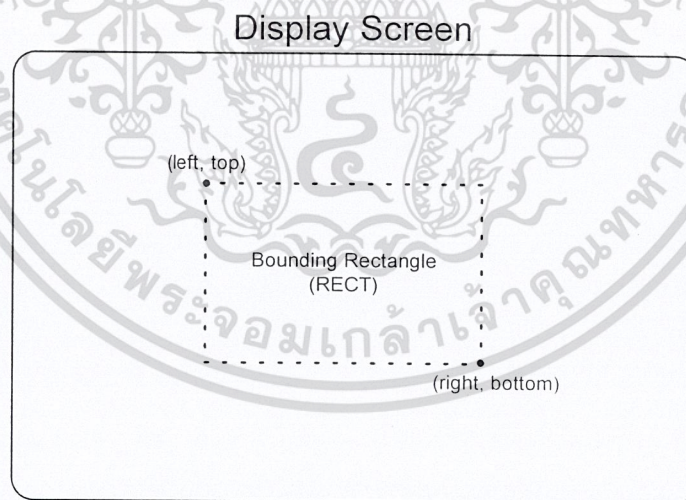
เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้



รูปที่ 3 - 1 Complex Surface

3.3.5 รู้จักกับ Rectangle

จากแนวคิดของโคเรคทอร์และการเขียนโปรแกรมบนวินโดวส์ วัตถุต่าง ๆ บนหน้าจอจะถูกอ้างอิงในรูปกรอบสี่เหลี่ยมผืนผ้า โดยขอบของกรอบสี่เหลี่ยมผืนผ้าก็จะขนานกับขอบของหน้าจอ ดังนั้นสี่เหลี่ยมผืนผ้าดังกล่าวสามารถอธิบายได้โดยจุด 2 จุด คือมุมบน - ซ้าย และมุมล่าง - ขวา โดยแอปพลิเคชันส่วนใหญ่จะใช้โครงสร้างข้อมูล RECT ในการเก็บข้อมูลเกี่ยวกับกรอบสี่เหลี่ยมนี้ไว้ใช้เมื่อมีการ Blitting บนหน้าจอหรือการตรวจสอบการชนกันของวัตถุต่าง ๆ



รูปที่ 3 - 2 ตัวอย่างกรอบสี่เหลี่ยมผืนผ้า

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ไดรเรครอว์มีฟังก์ชัน Blitting ที่ใช้กรอบสี่เหลี่ยมในการอ้างอิงวัตถุต่าง ๆ เนื่องจากเหตุผลทางด้านประสิทธิภาพ เสถียรภาพ และความง่ายในการใช้งาน อย่างไรก็ตาม เราสามารถสร้างกระบวนการ Bit ในรูปแบบอื่นที่ไม่ใช่กรอบสี่เหลี่ยมได้เช่นกัน

3.4 สถาปัตยกรรมของไดรเรครอว์

เนื้อหาในส่วนนี้ประกอบด้วย ข้อมูลทั่วไปเกี่ยวกับความสัมพันธ์ระหว่างคอมพิวเตอร์กับคอมพิวเตอร์อื่น ๆ ของไดรเรคเอ็กซ์ ระบบปฏิบัติการ และฮาร์ดแวร์ภายในระบบ

3.4.1 โครงสร้างโดยทั่วไปของไดรเรครอว์

ซอฟต์แวร์ด้านมัลติมีเดียต้องการการแสดงผลกราฟิกในระดับสูง เมื่อเปรียบเทียบกับการใช้ซีดีไอ แล้วนับได้ว่าไดรเรครอว์ทำให้แอปพลิเคชันด้านกราฟิกบนวินโดวส์มีประสิทธิภาพและความเร็วในระดับที่สูงขึ้นกว่าเดิมมาก ในขณะที่เดียวกันยังคงความเป็นอิสระไม่ขึ้นกับอุปกรณ์ไว้ด้วย ไดรเรครอว์มีเครื่องมือที่ช่วยในการแสดงงานหลักทางด้านกราฟิกต่าง ๆ ซึ่งได้แก่

- การใช้ซอร์เฟสแสดงผลหลาย ๆ เซอร์เฟส
- การเข้าถึงหน่วยความจำวีดีโอได้โดยตรง
- การทำ Page Flipping
- การจัดการพาเลต
- การทำ Clipping

นอกจากนี้ไดรเรครอว์ยังทำให้เราสามารถดึงความสามารถของฮาร์ดแวร์แสดงผลมาใช้ในขณะรันไทม์และนำเสนอการแสดงผลที่ดีที่สุดเท่าที่จะเป็นไปได้จากความสามารถของฮาร์ดแวร์ที่อยู่บนเครื่องคอมพิวเตอร์ของผู้ใช้ซอฟต์แวร์

ในขณะที่ทำงานร่วมกับคอมพิวเตอร์อื่น ๆ ไดรเรครอว์จะใช้ฮาร์ดแวร์ให้เกิดประโยชน์สูงสุดเท่าที่จะเป็นไปได้ และสามารถทำการจำลองทางซอฟต์แวร์สำหรับคุณลักษณะที่ดีที่สุดที่ฮาร์ดแวร์ไม่สามารถทำได้ ความอิสระไม่ขึ้นกับอุปกรณ์เกิดขึ้นได้เมื่อใช้การทำงานระดับ Hardware Abstraction Layer หรือ HAL ซึ่งจะกล่าวรายละเอียดต่อไป

คอมพิวเตอร์ไดรเรครอว์จัดการบริการผ่านทางอินเทอร์เฟซที่มีแนวคิดมาจาก COM ขณะที่กำลังทำโครงการชิ้นนี้ไดรเรครอว์มีอินเทอร์เฟซดังนี้ IDirectDraw4, IDirectDrawSurface4,

IDirectDrawPalette, IDirectDrawClipper และ IDirectDrawVideoPort

1. IDirectDraw Objects มีหน้าที่หลักในการจัดการกับระบบการแสดงผล และใช้ในการติดต่อกับส่วนอื่น ๆ ในลำดับถัดไป
2. IDirectDrawSurface Objects ใช้ในการจัดการกับรูปภาพหรือข้อความที่จะทำการแสดงที่หน้าจอ โดยมีฟังก์ชันและเมธอดต่าง ๆ สนับสนุน
3. IDirectDrawPalette Objects จะช่วยในการจัดการกับพาเลต เพื่อที่จะใช้ในการแสดงโหมดสี

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ของรูปภาพที่จะทำการแสดงบนจอภาพ

4. IDirectDrawClipper Objects ช่วยในการป้องกันไม่ให้รูปที่จะแสดง ออกจากขอบเขตที่กำหนดไว้ให้ ซึ่งจะใช้ในการสร้างเกมในโหมดวินโดว

5. IDirectDrawVideoPort มีเมธอดที่ใช้ในการส่งผ่านข้อมูลวีดีโอสด ๆ จากพอร์ตวีดีโอของฮาร์ดแวร์ไปยังเซอร์เฟสของไดเรกครอว์

3.4.2 Hardware Abstraction Layer (HAL)

ไดเรกครอว์ทำให้แอปพลิเคชันที่สร้างขึ้นมีอิสระไม่ขึ้นกับฮาร์ดแวร์โดยการทำงานในระดับ Hardware Abstraction Layer หรือ HAL ซึ่งเป็นอินเทอร์เฟซโดยเฉพาะของอุปกรณ์ ที่ได้จากผู้ผลิตอุปกรณ์แต่ละชนิด โดยไดเรกครอว์จะนำมาใช้ในการทำงานกับฮาร์ดแวร์แสดงผลโดยตรง แอปพลิเคชันไม่ได้ติดต่อกับ HAL แต่จะติดต่อกับโครงสร้างในระดับต่ำกว่าที่ HAL นำเสนอให้ หรือกล่าวได้ว่า ไดเรกครอว์เป็นผู้เปิดทางให้แอปพลิเคชันได้ใช้ชุดของอินเทอร์เฟซและเมธอดที่เสถียรภาพในการแสดงผลกราฟิก ผู้ผลิตอุปกรณ์สร้าง HAL เป็นไค้ดในรูปแบบ 16 บิตรวมกับรูปแบบ 32 บิตสำหรับระบบวินโดวส์ แต่สำหรับวินโดวส์ NT นั้น HAL จะถูกใช้ในรูปแบบไค้ด 32 บิต ในที่นี้ HAL อาจเป็นส่วนหนึ่งในไดเรกเวอร์แสดงผล หรือ DLL ซึ่งจะติดต่อกับไดเรกเวอร์แสดงผลผ่านอินเทอร์เฟซที่สร้างขึ้นมาเป็นพิเศษโดยผู้ผลิตไดเรกเวอร์

HAL นั้นถูกสร้างขึ้นมาโดยผู้ผลิตชิป ผู้สร้างบอร์ด หรือผู้ผลิตอุปกรณ์นั้น ๆ โดย HAL เป็นเพียงไค้ดที่สร้างขึ้นเพื่อทำให้เกิดความอิสระจากอุปกรณ์ และไม่ได้แสดงผลการจำลองใด ๆ หากมีฟังก์ชันการทำงานใดที่ไม่สามารถแสดงได้โดยฮาร์ดแวร์ HAL ก็จะไม่รายงานฟังก์ชันนั้นเป็นความสามารถของฮาร์ดแวร์

3.4.3 Software Emulation

เมื่อฮาร์ดแวร์ไม่สนับสนุนคุณลักษณะผ่านทาง Hardware Abstraction Layer หรือ HAL ไดเรกครอว์จะทำการจำลองคุณลักษณะนั้นขึ้นมา โดยฟังก์ชันที่ทำการจำลองนี้ทำได้ผ่านทาง Hardware Emulation Layer หรือ HEL โดย HEL มีการทำงานเช่นเดียวกับ HAL คือจะเสนอความสามารถของตนให้ไดเรกครอว์และแอปพลิเคชันก็จะไม่ทำงานกับ HEL โดยตรง ผลลัพธ์ที่ได้จึงเหมือนกับแอปพลิเคชันได้รับการสนับสนุนสำหรับคุณลักษณะที่สำคัญ ๆ เกือบทุกชนิด ไม่ว่าคุณสมบัติดังกล่าวจะสนับสนุนโดยฮาร์ดแวร์หรือผ่านทาง HEL ก็ตาม

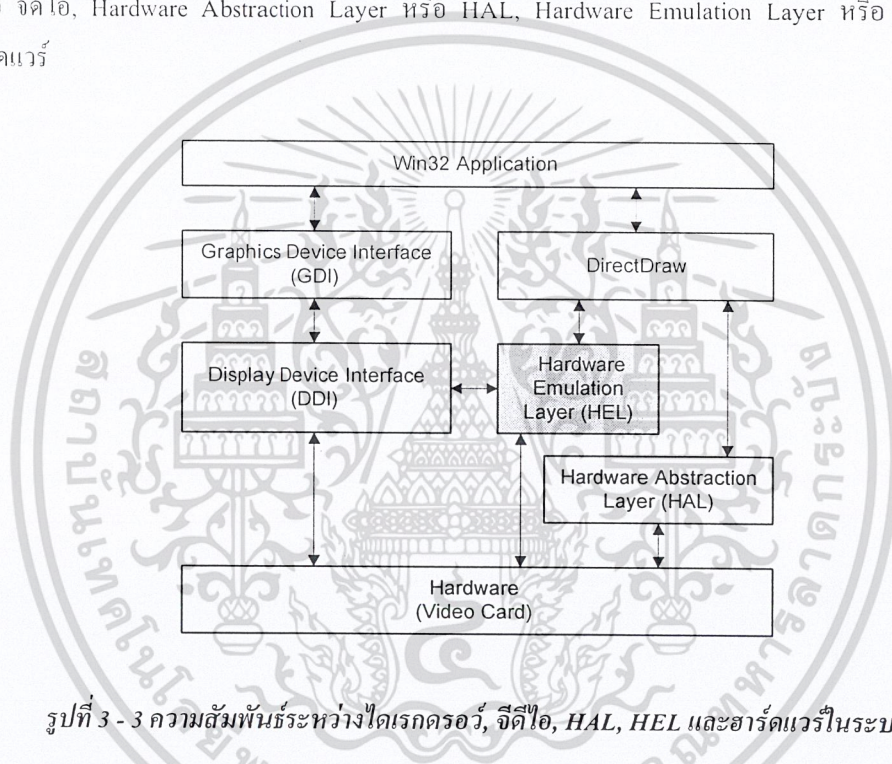
แน่นอนว่าการจำลองโดยซอฟต์แวร์ไม่สามารถเทียบเท่าการแสดงผลที่ได้จากคุณลักษณะต่าง ๆ ของฮาร์ดแวร์โดยตรงได้ เราสามารถร้องขอคุณลักษณะต่าง ๆ ที่ฮาร์ดแวร์สนับสนุนได้โดยใช้เมธอดของไดเรกครอว์ (IDirectDraw :: GetCaps) ซึ่งจะตรวจสอบพิจารณาคุณลักษณะเหล่านี้ระหว่างช่วงกำหนดค่าเริ่มต้นของแอปพลิเคชัน เราสามารถปรับเปลี่ยนค่าตัวแปรต่าง ๆ ที่จะส่งผลให้การแสดงผลเป็นไปอย่างเหมาะสมที่สุดภายใต้ฮาร์ดแวร์ที่มีประสิทธิภาพแตกต่างกันไป

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ส่วนใหญ่แล้ว เมื่อใช้คุณลักษณะที่สนับสนุนโดยฮาร์ดแวร์ร่วมกับการจำลองสามารถส่งผลให้แสดงผลได้ช้ากว่าการจำลองโดยซอฟต์แวร์เพียงอย่างเดียว ตัวอย่างเช่น ถ้าหากใครเวอร์อุปกรณ์แสดงผลสนับสนุนไดเรกทอว์แต่ไม่สนับสนุนการทำ Stretch Blitting เราสามารถสังเกตเห็นถึงประสิทธิภาพที่สูญเสียไปเมื่อมีการ Stretching Blitting จากเซอร์เฟสบนหน่วยความจำวีดีโอ ที่เป็นเช่นนี้เพราะว่าหน่วยความจำวีดีโอมักจะช้ากว่าหน่วยความจำของระบบ ทำให้ CPU ต้องรอเมื่อมีการเข้าถึงเซอร์เฟสบนหน่วยความจำวีดีโอ ดังนั้นบางครั้งการสร้างเซอร์เฟสบนหน่วยความจำของระบบอาจเป็นสิ่งที่ดีที่สุดก็ได้

3.4.4 การทำงานรวมกันภายในระบบ

ไดอะแกรมข้างล่างแสดงถึงความสัมพันธ์ระหว่างไดเรกทอว์, อินเทอร์เฟซของอุปกรณ์กราฟิก หรือ จีดีไอ, Hardware Abstraction Layer หรือ HAL, Hardware Emulation Layer หรือ HEL และ ฮาร์ดแวร์



รูปที่ 3 - 3 ความสัมพันธ์ระหว่างไดเรกทอว์, จีดีไอ, HAL, HEL และฮาร์ดแวร์ในระบบ

จากรูปที่ 3 - 3 จะเห็นว่า ออบเจกต์ไดเรกทอว์อยู่ระดับเดียวกับจีดีไอ และทั้งคู่มีการเข้าถึงฮาร์ดแวร์โดยตรงผ่านเลเยอร์หนึ่งซึ่งเป็นอิสระไม่ขึ้นกับอุปกรณ์ แต่ไดเรกทอว์ต่างจากจีดีไอ ก็จะใช้ประโยชน์จากคุณลักษณะพิเศษของฮาร์ดแวร์เมื่อใดก็ตามที่เป็นไปได้ หากฮาร์ดแวร์ไม่สนับสนุนคุณลักษณะใดไดเรกทอว์จะพยายามจำลองคุณลักษณะนั้นขึ้นมาโดยใช้ HEL นอกจากนี้ไดเรกทอว์สามารถนำเสนอหน่วยความจำของเซอร์เฟสในรูปแบบ Device Context ซึ่งจะทำให้เราสามารถเข้าถึงฟังก์ชันต่าง ๆ ของจีดีไอในการทำงานกับออบเจกต์เซอร์เฟสได้

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

บทที่ 4

แนวคิดและการออกแบบ

4.1 แนวความคิดเบื้องต้น

ในโครงการนี้เราจะเริ่มต้นจากการออกแบบ โดยจะแบ่งคลาสออกเป็น 2 ส่วน โดยในส่วนแรกจะเป็นคลาสที่จัดการเกี่ยวกับโครงสร้างของเกมอาทิเช่น กราฟิกการแสดงผลของเกม, รูปแบบการเคลื่อนไหวของผู้เล่น, รูปแบบการส่งบอลของผู้เล่น, กฎเกณฑ์ต่าง ๆ ภายในเกม, ส่วนที่ทำหน้าที่ติดต่อกับแมชชีนเลิร์นนิ่ง เป็นต้น และในส่วนที่ 2 คือคลาสที่จัดการเกี่ยวกับแมชชีนเลิร์นนิ่ง เช่น ส่วนเกี่ยวกับนิวรอลเน็ตเวิร์ก ส่วนที่จัดการเชื่อมระหว่างนิวรอลเน็ตเวิร์กกับตัวเกม โดยอาศัยหลักการของการเขียนโปรแกรมในเชิงวัตถุหรือ OOP (Object - Oriented Programming) เพื่อให้สามารถที่จะประกอบเข้าด้วยกันได้ง่ายยิ่งขึ้น

4.2 คลาสไลอ์แกรมที่เกี่ยวข้องของเกมฟุตบอล



รูปที่ 4 - 1 Class diagram ของเกมฟุตบอล

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

4.2.1 คลาส CFootballApp

คลาสนี้เป็นคลาสที่จัดการเกี่ยวกับการทำงานของแอปพลิเคชันบนวินโดว์ ซึ่งประกอบด้วย ประกอบด้วยการสร้างหน้าต่าง (Create Window) รีจิสเตอร์คลาส (Register Class) แมสเสจลูป (Message Loop) เมนู (Menu) ทำการสร้างตัวแปรที่จำเป็นต่อการใช้งานผ่านไคเรกเอ็ทซ์ และทำการเก็บค่าตัวเลือก (Option) ของเกม

โดยคลาสนี้มีเมธอดที่สำคัญดังต่อไปนี้

- CFootballApp() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการกำหนดค่าเริ่มต้นของโปรแกรม และทำการโหลด (Load) ข้อมูลค่าตัวเลือกของเกม
- Create() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการสร้างหน้าต่าง รีจิสเตอร์คลาส แสดงผลหน้าต่าง และทำการสร้างตัวแปรของไคเรกเอ็ทซ์
- CreateDeviceObject() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการสร้างตัวแปรของไคเรกเอ็ทซ์ ที่ใช้ในเกมทั้งหมด ซึ่งประกอบด้วยตัวแปรของไคเรกครอว์ ไคเรกซาวน์ ไคเรกอินพุต
- CreateDirectDraw() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการสร้างตัวแปรของไคเรกครอว์ และทำการสร้างเซอร์เฟสของทุก ๆ ออปเจ็ทที่มีการแสดงผล
- CreateSurface() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการสร้างเซอร์เฟสของทุก ๆ ออปเจ็ทที่มีการแสดงผล
- CreateDirectInput() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการสร้างตัวแปรของไคเรกอินพุต และทำการสร้างตัวจับเวลา (Timer) เพื่อทำการตรวจสอบคีย์ที่กด
- ~CFootballApp() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการทำลายสร้างตัวแปรของไคเรกเอ็ทซ์ จัดเก็บข้อมูลค่าตัวเลือกของเกม
- FreeDeviceObject() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการลบตัวแปรของไคเรกเอ็ทซ์ ที่ใช้ในเกมทั้งหมด
- FreeDirectDraw() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการลบตัวแปรของไคเรกครอว์ และทำการลบเซอร์เฟสของทุก ๆ ออปเจ็ทที่มีการแสดงผล
- FreeSurface() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการลบเซอร์เฟสของทุก ๆ ออปเจ็ทที่มีการแสดงผล
- FreeDirectInput() เมธอดนี้จัดการกับการลบตัวแปรของไคเรกอินพุต และทำการทำลายตัวจับเวลา ที่ทำการกดคีย์
- GameLoadOption() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการโหลดข้อมูลค่าตัวเลือกของเกม
- GameSaveOption() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการจัดเก็บข้อมูลค่าตัวเลือกของเกม
- Run() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับ แมสเสจลูป ซึ่งทำหน้าที่กระจายแมสเสจ (Dispatch Message) การทำงานของโปรแกรม
- MsgProc() เมธอดนี้จัดการทำงานตามแมสเสจต่าง ๆ ที่รับเข้ามา
- MenuNewGame() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการสร้างตัวแปรของเกมเพื่อเริ่มเล่นเกมใหม่
- MenuLoadGame() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการโหลดเกมเพื่อต้องการเล่นต่อได้

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- MenuSaveGame() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการจัดเก็บเกมเพื่อต้องการเล่นต่อได้
- MenuLoadNeural() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการโหลดไฟล์นิวรอลเน็ตเวิร์ก
- MenuSaveNeural() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการจัดเก็บไฟล์นิวรอลเน็ตเวิร์ก
- MenuGameOptionDlgProc() เมธอดนี้จัดการทำงานตามเมนูต่าง ๆ ที่รับเข้ามา ของไดอะล็อก (Dialog) ตัวเลือกของเกม
- MenuTrainOptionDlgProc() เมธอดนี้จัดการทำงานตามเมนูต่าง ๆ ที่รับเข้ามา ของไดอะล็อก (Dialog) ตัวเลือกของการเทรนนิวรอลเน็ตเวิร์ก
- MenuTrainNeuralDlgProc() เมธอดนี้จัดการทำงานตามเมนูต่าง ๆ ที่รับเข้ามา ของไดอะล็อก (Dialog) การเทรนนิวรอลเน็ตเวิร์ก
- MenuTrainProcessThreadProc() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเทรนนิวรอลเน็ตเวิร์กโดยที่จะเป็นทำงานแบบเทรด(Thread)
- ProcessNextFrame() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเปลี่ยนแปลงออปเจ็กที่มีการแสดงผล ตามเวลาที่เปลี่ยนแปลงไป และทำการวาดลงหน้าจอ
- DisplayFrame() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการวาดทุก ๆ เซอร์เฟสของทุก ๆ ออปเจ็กที่มีการแสดงผลลงหน้าจอ
- RestoreSurfaces() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการวาดเซอร์เฟสของทุก ๆ ออปเจ็กใหม่ ซึ่งจะไม่สร้างเซอร์เฟสใหม่ขึ้นมาด้วย จะถูกเรียกใช้ในกรณีที่เปลี่ยนแปลงโหมดการแสดงผล

4.2.2 คลาส CDrawable

คลาสนี้เป็นคลาสที่เป็นต้นแบบของคลาสที่ต้องการมีการวาดลงหน้าจอ

โดยคลาสนี้มีเมธอดที่สำคัญดังต่อไปนี้

- CreateSurface() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการสร้างเซอร์เฟสออปเจ็กนั้น ๆ
- Draw() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการวาดเซอร์เฟสลงหน้าจอ
- ReleaseSurface() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการวาดเซอร์เฟสใหม่ ซึ่งจะไม่สร้างเซอร์เฟสใหม่ขึ้นมาด้วย จะถูกเรียกใช้ในกรณีที่เปลี่ยนแปลงโหมดการแสดงผล
- Update() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเปลี่ยนแปลงออปเจ็ก ตามเวลาที่เปลี่ยนแปลงไป

4.2.3 คลาส CFootballMatch

คลาสนี้สืบทอดมาจากคลาส CDrawable เป็นคลาสที่จัดการเกี่ยวกับการทำงานหลักของเกม ซึ่งประกอบด้วยการสร้างตัวแปรของเกมฟุตบอล เช่น ลูกบอล และอื่น ๆ จัดการเกี่ยวกับสถานะของเกม แสดงผลพื้นสนาม ทำการกระจายการทำงานในขณะที่เล่นเกม และตรวจสอบกฎต่าง ๆ ภายในเกม เช่น ตรวจสอบการที่ลูกบอลออกสนาม ตรวจสอบหาผู้ครอบครองบอล โดยคลาสนี้มีเมธอดที่สำคัญดังต่อไปนี้

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- SetTeam() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการกำหนดทีม
- SetControlTeam() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการกำหนดทีมที่ผู้เล่นควบคุม
- SetDefendSide() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการทีมที่ทำการรับ
- SetMatchState() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการกำหนดสถานะของเกม
- InitGame() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการติดตั้งค่าก่อนเล่นเริ่มเกม
- SetKickoff() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการกำหนดตำแหน่งผู้เล่นก่อนการเตะ
- SetCorner() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการกำหนดตำแหน่งเตะมุม
- SetFreeKick() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการกำหนดตำแหน่งเตะ
- DeinitGame() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการติดตั้งค่าหลังเล่นเริ่มเกม
- MatchAction() เมธอดนี้จัดการทำงานเคลื่อนที่ ตรวจสอบกฎในการเล่นฟุตบอล และปรับปรุงตำแหน่งการเคลื่อนที่ของผู้เล่น
- CheckFootballRule() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับตรวจตำแหน่งของลูกบอล
- CheckHaveBallPlayer() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับตรวจสอบหาผู้ครอบครองบอล
- MakePassData() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเก็บค่าสิ่งแวดล้อมของการเตะ
- SwapDefendSide() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการสลับทีมรุกและรับ
- SwapTeamSide() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการสลับทีมชายและขวา

4.2.4 คลาส CFootballScore

คลาสนี้สืบทอดมาจากคลาส CDrawable เป็นคลาสที่จัดการเกี่ยวกับการเก็บข้อมูลของเกม เช่น ข้อมูลการส่งบอล ผลการเตะ และอื่น ๆ รวมถึงการจับเวลา แสดงผลการแข่ง และสรุปผล ข้อมูลที่ทำการจัดการคือข้อมูลอัตราส่งบอลสำเร็จและ อัตราการครอบครองบอล

โดยคลาสนี้มีเมธอดที่สำคัญดังต่อไปนี้

- StartMatch() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการกำหนดค่าเริ่มต้นของเกม และทำการเริ่มจับเวลา
- EndMatch() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเก็บข้อมูลการส่งบอล และหยุดการจับเวลา
- AddScore() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการนับจำนวนประตูของแต่ละทีมทำได้
- GetTime() เมธอดนี้จะส่งค่าเวลาของเกม
- GetScore() เมธอดนี้จะส่งจำนวนประตูของแต่ละทีม
- DoShoot() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับเก็บข้อมูลค่าสิ่งแวดล้อมปัจจุบันของการส่งครั้งนั้น ๆ
- DoResult() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการตรวจสอบผลการส่ง และทำการคำนวณค่าสถิติของการส่ง และการครอบครองบอล
- GetPassRatio() จะทำการส่งค่าอัตราส่วนการส่งลูกบอลสำเร็จของแต่ละทีม
- GetPossessiveRatio() จะทำการส่งค่าอัตราส่วนการครอบครองบอลของแต่ละทีม
- SaveScoreLog() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเก็บผลการเตะทุก ๆ ครั้งไว้

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- SaveDataLog() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการจัดการจำนวนข้อมูลการส่งลูกทั้งหมดทุก ๆ ครั้งไว้
- LoadKickData() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการโหลดข้อมูลการส่งลูกทั้งหมด รวมถึงผลการส่งด้วย เพื่อใช้ในการเทรน
- SaveKickData() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการโหลดจัดเก็บข้อมูลการส่งลูก
- WriteOut() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการสถานะของเกมทางด้านซ้ายมือ

4.2.5 คลาส CFootballBall

คลาสนี้สืบทอดมาจากคลาส CDrawable เป็นคลาสที่จัดการเกี่ยวกับการเคลื่อนที่ของลูกบอล โดยที่จะมีการเคลื่อนที่ทั้งในแนวราบและแนวนอน ซึ่งจะมีส่วนที่จัดการแสดงผลอยู่ด้วย จัดการเกี่ยวกับการรับและส่งลูกบอล และการครองลูกบอลด้วย

โดยคลาสนี้มีเมธอดที่สำคัญดังต่อไปนี้

- GetLocation() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการส่งค่าตำแหน่งปัจจุบันของบอล
- GetHeight() เมธอดนี้จะส่งค่าความสูงของบอลจากพื้นสนาม
- GetControlBallPlayer() เมธอดนี้จะส่งผู้เล่นที่ครอบครองบอลอยู่กลับ
- GetBallTeam() เมธอดนี้จะส่งทีมที่ครอบครองบอลกลับ
- GetKicker() เมธอดนี้จะส่งผู้เล่นที่ส่งบอลกลับ
- GetDestLocation() เมธอดนี้จะส่งตำแหน่งที่ลูกบอลตกกลับ
- Shoot() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเตะบอล เพื่อที่จะให้บอลเคลื่อนที่ออกไป
- SetLocation() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการกำหนดตำแหน่งของบอลเพื่อที่จะกำหนดให้อยู่ตำแหน่งต่าง ๆ เช่น ที่มุม ที่กลางสนาม

4.2.6 คลาส CFootballTeam

คลาสนี้สืบทอดมาจากคลาส CDrawable เป็นคลาสที่จัดการเกี่ยวกับทีมฟุตบอล การสร้าง และเพิ่มรวมถึงสถานะของทีม การแสดงผล และการจัดการการเคลื่อนที่ของผู้เล่น ให้เหมาะสมโดยที่จะให้คลาส CFootballTactic ช่วยในการหาจัดตำแหน่งของผู้เล่น

โดยคลาสนี้มีเมธอดที่สำคัญดังต่อไปนี้

- SetPlayer() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการกำหนดผู้เล่นของทีม
- CreateDefaultTeam() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการสร้างผู้เล่นเริ่มต้นให้ แก่ทีม
- GetCloserPlayer() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการหาผู้เล่นของทีมที่ใกล้ตำแหน่งที่กำหนด
- TeamAction() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเคลื่อนที่ผู้เล่นของทีม
- DoDefend() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเคลื่อนที่ของทีมในขณะที่ทีมไม่ได้ครอบครองบอล
- DoOffend() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเคลื่อนที่ของทีมในขณะที่ทีมได้ครอบครองบอลอยู่
- Shoot() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการตัดสินใจในการส่งลูกบอล

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- DoGoalKeeper() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเคลื่อนที่ของผู้รักษาประตู โดยเฉพาะเพื่อป้องกันการยิงประตูของอีกฝ่าย
- InitialTeam() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการทำงานของทีมก่อนการแข่งขัน
- DeinitialTeam() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการทำงานของทีมหลังการแข่งขัน

4.2.7 คลาส CFootballTeamComputer

คลาสนี้สืบทอดมาจากคลาส CFootballTeam เป็นคลาสที่จัดการเกี่ยวกับทีมฟุตบอล โดยที่มีโปรแกรมจัดการการเคลื่อนที่ และการตัดสินใจในการส่งลูกบอลเอง โดยคลาสนี้มีเมธอดที่สำคัญดังต่อไปนี้

- DoDefend() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเคลื่อนที่ของทีมในขณะที่ทีมไม่ได้ครอบครองบอล
- DoOffend() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเคลื่อนที่ของทีมในขณะที่ทีมได้ครอบครองบอลอยู่
- Shoot() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการตัดสินใจในการส่งลูกบอล
- TeamAction() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเคลื่อนที่ผู้เล่นของทีม
- InitialTeam() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการทำงานของทีมก่อนการแข่งขัน
- DeinitialTeam() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการทำงานของทีมหลังการแข่งขัน

4.2.8 คลาส CFootballTeamControl

คลาสนี้สืบทอดมาจากคลาส CFootballTeam เป็นคลาสที่จัดการเกี่ยวกับทีมฟุตบอล ของผู้เล่นซึ่งต้องมีการจัดการการเคลื่อนที่ แต่ไม่มีส่วนการตัดสินใจในการส่งลูกบอล โดยคลาสนี้มีเมธอดที่สำคัญดังต่อไปนี้

- DoDefend() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเคลื่อนที่ของทีมในขณะที่ทีมไม่ได้ครอบครองบอล
- DoOffend() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเคลื่อนที่ของทีมในขณะที่ทีมได้ครอบครองบอลอยู่
- Shoot() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการตัดสินใจในการส่งลูกบอล
- TeamAction() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเคลื่อนที่ผู้เล่นของทีม
- InitialTeam() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการทำงานของทีมก่อนการแข่งขัน
- DeinitialTeam() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการทำงานของทีมหลังการแข่งขัน
- SetControlPlayer() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการกำหนดนักฟุตบอลที่ถูกผู้เล่นควบคุม
- GetControlPlayer() เมธอดนี้จะส่งนักฟุตบอลที่ถูกผู้เล่นควบคุม
- SwapControlPlayer() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการสลับตัวนักฟุตบอลที่ถูกผู้เล่นควบคุม

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

4.2.9 คลาส CFootballTeamLearning

คลาสนี้สืบทอดมาจากคลาส CFootballTeamComputer เป็นคลาสที่จัดการเกี่ยวกับทีมฟุตบอล โดยจะมีการจัดการเพิ่มเติมในส่วนที่เกี่ยวกับการเรียนรู้การส่งลูกบอล โดยจะมีการโอเวอร์ไรด์เมธอดเกี่ยวกับการส่ง และเพิ่มเติมเมธอดเกี่ยวกับการเรียนรู้ โดยคลาสนี้มีเมธอดที่สำคัญดังต่อไปนี้

- InitialTeam() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการทำงานของทีมก่อนการแข่งขัน
- DeinitialTeam() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการทำงานของทีมหลังการแข่งขัน
- Shoot() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการตัดสินใจในการส่งลูกบอล
- LoadData() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการโหลดนิวยอร์กเน็ตเวิร์คขึ้นมาใช้งาน
- PreProcess() เมธอดนี้จะทำการเปลี่ยนแปลงข้อมูลการส่งให้อยู่ในรูปแบบของอินพุตของนิวยอร์กเน็ตเวิร์ค
- PreTraining() เมธอดนี้จะทำการเปลี่ยนแปลงข้อมูลการส่งให้เหมาะสมที่จะส่งให้นิวยอร์กเน็ตเวิร์ค

4.2.10 คลาส CKickData

คลาสนี้เป็นคลาสที่จัดการเกี่ยวกับเก็บข้อมูลการส่งที่เกิดขึ้นในเกม

4.2.11 คลาส CTrainData

คลาสนี้เป็นคลาสที่จัดการเกี่ยวกับเก็บข้อมูลในการเทรน

4.2.12 คลาส CFootballTactic

คลาสนี้เป็นคลาสที่จัดการเกี่ยวกับตำแหน่งของผู้เล่นในเกม เช่น ตำแหน่งตอนเริ่มต้นเกม ตำแหน่งเริ่มเตะบอล ตำแหน่งเตะมุม เป็นต้น โดยคลาสนี้มีเมธอดที่สำคัญดังต่อไปนี้

- Load() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการโหลดตำแหน่งของผู้เล่นขึ้นมา
- SetChanging() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการจัดตำแหน่งผู้เล่นเมื่อเริ่มเล่นเกม
- SetKickoff() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการจัดตำแหน่งผู้เล่นเริ่มเล่นเตะบอล
- SetCorner() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการจัดตำแหน่งผู้เล่นเมื่อเตะมุม
- SetFreeKick() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการจัดตำแหน่งผู้เล่นเมื่อเตะฟรีคิก
- SetThrowIn() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการจัดตำแหน่งผู้เล่นเมื่อเริ่มทุ่มบอล
- MovetoKickoff() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเคลื่อนที่ของผู้เล่นไปยังตำแหน่งเริ่มเตะบอล

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

4.2.13 คลาส CFootballPlayer

คลาสนี้สืบทอดมาจากคลาส CDrawable เป็นคลาสที่จัดการเกี่ยวกับนักฟุตบอล ซึ่งประกอบด้วยการทำงานตามคำสั่งของทีม เช่น การเคลื่อนที่ การหยุด การหาทิศทาง เป็นต้น โดยคลาสนี้มีเมธอดที่สำคัญดังต่อไปนี้

- DoRuns() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเคลื่อนที่ผู้เล่น
- DoRunsTo() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการเคลื่อนที่ไปที่ตำแหน่งใดตำแหน่งหนึ่ง
- DoStop() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการหยุดการเคลื่อนที่
- CanTouch() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการตรวจสอบความสามารถในการเข้าถึงตำแหน่งหนึ่ง
- CloserLoc() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการตรวจสอบความสามารถในการเข้าถึงตำแหน่งหนึ่งในช่วงที่กำหนด
- GetDirectionTo() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการหาทิศทางของนักฟุตบอลถึงตำแหน่งใด ๆ

4.2.14 คลาส CFootballGoalKeeper

คลาสนี้สืบทอดมาจากคลาส CDrawable เป็นคลาสที่จัดการเกี่ยวกับผู้รักษาประตู โดยคลาสนี้มีเมธอดที่สำคัญดังต่อไปนี้

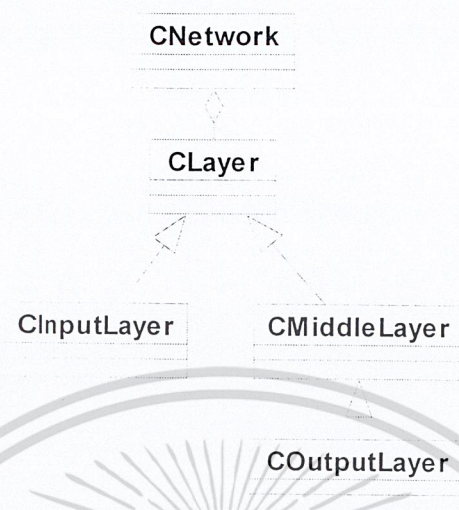
- CanTouch() เมธอดนี้จัดการเกี่ยวกับการตรวจสอบความสามารถในการเข้าถึงตำแหน่งหนึ่ง

4.2.15 คลาส CLocation

คลาสนี้เป็นคลาสที่จัดการเกี่ยวกับการเก็บข้อมูลตำแหน่งต่าง ๆ โดยที่มีค่าเป็นจำนวนจริง และมีการจัดการเกี่ยวกับการสร้าง การเปรียบเทียบตำแหน่ง และการกลับข้างของตำแหน่งบนสนาม

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

4.3 คลาสไดอะแกรมที่เกี่ยวข้องกับแมชชีนเลิร์นนิง



รูปที่ 4 - 2 Class diagram ของนิวรอลเน็ตเวิร์ก

4.3.1 คลาส CNetwork

คลาสนี้เป็นคลาสที่จัดการเกี่ยวกับการทำงานของนิวรอลเน็ตเวิร์กทั้งหมด เช่น การสุ่มเลือกค่าน้ำหนัก และ เทดโฮล, การปรับปรุงค่าน้ำหนัก (Train weight) เป็นต้น และหน้าที่อีกอย่างคือเป็นคลาสที่จัดการเกี่ยวกับโครงสร้างของนิวรอล โดยคลาสนี้จะประกอบด้วยคลาสเลเยอร์ต่าง ๆ เช่น CInputLayer, COutputLayer, CMiddleLayer ซึ่งคลาสนี้จะทำการสร้างโครงสร้างของนิวรอลขึ้นมาจากเลเยอร์เหล่านี้โดยเฉพาะในฮิดเดนเลเยอร์อาจจะประกอบด้วยหลายเลเยอร์ประกอบกันขึ้นมาอีกด้วย โดยคลาสนี้มีเมธอดที่สำคัญดังต่อไปนี้

- CreateDefaultNetwork() เมธอดนี้จะสร้างนิวรอลเน็ตเวิร์ก ที่มี 3 เลเยอร์
- SetLayers() เมธอดนี้จะกำหนดจำนวนเลเยอร์ของนิวรอลเน็ตเวิร์ก
- SetLayerNo() เมธอดนี้จะกำหนดจำนวนนิวรอลของแต่ละเลเยอร์
- SetupNetwork() เมธอดนี้จะทำการสร้างโครงสร้างของนิวรอลขึ้น
- RandomizeWeights() เมธอดนี้มีหน้าที่สุ่มเลือกค่าน้ำหนัก และค่าของเทดโฮล ของแต่ละนิวรอล
- ForwardProp() เมธอดนี้จะการคำนวณค่าของเอาต์พุตเลเยอร์
- BackwardProp() เมธอดนี้ก็จะทำการคำนวณค่าความผิดพลาด และค่าที่จำเป็นในการปรับปรุงค่าน้ำหนัก และเทดโฮล
- UpdateWeights() เมธอดนี้จะทำการเอาปรับค่าน้ำหนัก และค่าเทดโฮล ในชั้นฮิดเดนเลเยอร์กับเอาต์พุตเลเยอร์
- UpdateMomentum() เมธอดนี้จะทำการเก็บค่าความผิดพลาด ครั้งนี้ไว้

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- `GetInputLayerNode()` เมธอดนี้จะคืนค่าจำนวนของอินพุตเลเยอร์
- `GetOutputLayerNode()` เมธอดนี้จะคืนค่าจำนวนของเอาต์พุตเลเยอร์
- `GetLayerNo()` เมธอดนี้จะคืนค่าจำนวนของเลเยอร์ใด ๆ
- `ClearPattern()` เมธอดนี้จะทำการลบข้อมูลอินพุตที่ใช้ในการเทรนทั้งหมด
- `GetNumberPatts()` เมธอดนี้จะคืนค่าจำนวนของข้อมูลอินพุตในการเทรน
- `SetPattern()` เมธอดนี้จะทำการเพิ่มจำนวนอินพุตที่จะทำการเทรน
- `SetInput()` เมธอดนี้จะทำการกำหนดค่าของนิวรอลของอินพุตเลเยอร์
- `GetOutput()` เมธอดนี้จะทำการรับค่าของนิวรอลของเอาต์พุตเลเยอร์
- `SetupPattern()` เมธอดนี้จะทำการกำหนดค่าของนิวรอลของอินพุตเลเยอร์ ด้วยอินพุต
- `LoadNetwork()` เมธอดนี้จะทำการโหลดนิวรอลเน็ตเวิร์ก
- `SaveNetwork()` เมธอดนี้จะทำการจัดเก็บนิวรอลเน็ตเวิร์ก

4.3.2 คลาส `CInputLayer`

คลาสนี้จะทำการอินเฮอริทมาจากคลาส `CLayer` เป็นส่วนของเลเยอร์แรกสุดในนิวรอลเน็ตเวิร์ก แต่คลาสไม่สามารถนำไปใช้ได้ทันทีเนื่องจากคลาส `CLayer` เป็นคลาสนามธรรมที่มีฟังก์ชันเสมือนบริสุทธิ์อยู่ ดังนั้นคลาสนี้จึงต้องทำการโอเวอร์ไรด์ฟังก์ชันนั้นเสียก่อน โดยคลาสนี้มีเมธอดที่สำคัญดังต่อไปนี้

- `CalcOut()` โอเวอร์ไรด์เลข ๆ แต่ไม่มีการทำอะไรเหลือไว้เพื่อจะมีการทำงานที่หลัง

4.3.3 คลาส `CMiddleLayer`

คลาสนี้จะทำการอินเฮอริทมาจากคลาส `CLayer` เป็นส่วนของเลเยอร์ต่อมาในนิวรอลเน็ตเวิร์ก แต่ไม่สามารถนำไปใช้งานได้ทันที ซึ่งมีเหตุผลเดียวกับคลาส `CInputLayer` โดยคลาสนี้จะทำการจัดการในส่วนฮิดเดนเลเยอร์ โดยต้องทำโอเวอร์ไรด์เมธอด `calculateError()` ไว้ โดยคลาสนี้มีเมธอดที่สำคัญดังต่อไปนี้

- `CalcOut()` เมธอดนี้จะทำการหาค่าเอาต์พุตของทุก ๆ นิวรอลในเลเยอร์นี้
- `CalcError()` เมธอดนี้จะทำการหาค่าความผิดพลาดของนิวรอลแต่ละตัวในเลเยอร์นี้
- `UpdateMomentum()` เมธอดนี้จะทำการเก็บค่าความผิดพลาด ครั้งนี้ไว้
- `UpdateWeights()` เมธอดนี้จะทำการปรับค่าน้ำหนักในเลเยอร์นี้
- `RandomWeights()` เมธอดนี้มีหน้าที่สุ่มเลือกค่าน้ำหนัก และค่าของเทรคโอสล ของแต่ละนิวรอลในเลเยอร์นี้
- `LoadWeights()` เมธอดนี้มีหน้าที่โหลดค่าน้ำหนัก และค่าของเทรคโอสล ของแต่ละนิวรอลในเลเยอร์นี้จากไฟล์

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- SaveWeights() เมธอดนี้มีหน้าที่จัดเก็บค่าน้ำหนัก และค่าของเทรคโวล ของแต่ละนิวรอลในเลเยอร์นี้จากไฟล์

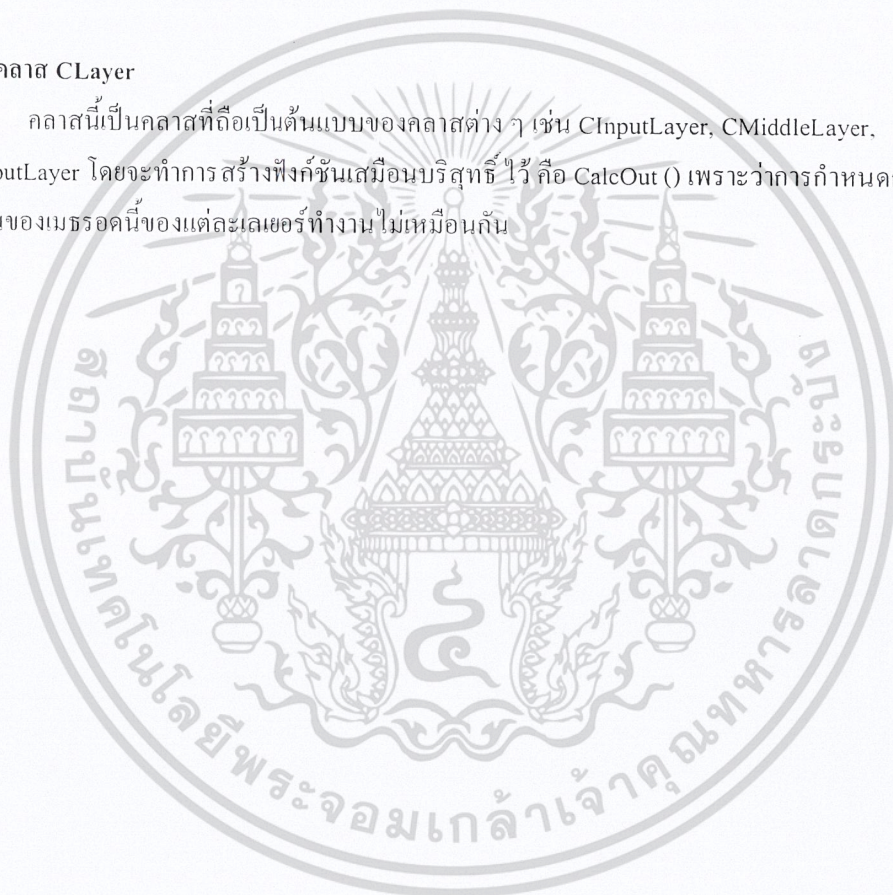
4.3.4 คลาส COutputLayer

คลาสนี้จะทำการอินเฮอริทมาจากคลาส CLayer เป็นส่วนของเลเยอร์หลังสุดที่จะส่งเอาต์พุตออกมา โดยคลาสนี้มีเมธอดที่สำคัญดังต่อไปนี้

- CalcError() เมธอดนี้จะทำการโอเวอร์ไรด์ฟังก์ชันที่อยู่ในคลาส CMiddleLayer หากค่าความผิดพลาดของนิวรอลแต่ละตัว เพื่อที่จะนำค่านี้ไปทำการปรับเปลี่ยนค่าน้ำหนักของค่าน้ำหนักที่อยู่เลเยอร์ต่าง ๆ

4.3.5 คลาส CLayer

คลาสนี้เป็นคลาสที่ถือเป็นต้นแบบของคลาสต่าง ๆ เช่น CInputLayer, CMiddleLayer, COutputLayer โดยจะทำการสร้างฟังก์ชันเสมือนบริสุทธิ์ไว้ คือ CalcOut () เพราะว่าการกำหนดการทำงานของเมธอดนี้ของแต่ละเลเยอร์ทำงานไม่เหมือนกัน



เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

บทที่ 5

วิธีการเรียนรู้ของเกมฟุตบอล

ในบทนี้จะกล่าวถึงวิธีการเรียนรู้ของเกม โดยก่อนที่จะทำให้เกมสามารถเรียนรู้ได้ก็ต้องเริ่มจากการสร้างตัวเกมขึ้นมาก่อน จากนั้นก็ต้องสร้างตัวเกมให้สมบูรณ์ โดยการคิดรูปแบบการเคลื่อนที่ของผู้เล่นแต่ละตัวในเกม ซึ่งว่าส่วนนี้เป็นส่วนที่ถือว่าสำคัญมากภายในเกม เพราะว่าหากการเคลื่อนที่ของผู้เล่นไม่สมบูรณ์ มันจะเป็นการยากที่จะทำให้ ส่วนอื่น ๆ ของเกมสมบูรณ์ตามไปด้วยอย่างแน่นอน แต่หากการเคลื่อนที่ของผู้เล่นสามารถทำให้สมบูรณ์ก็ย่อมเป็น ทำให้ส่วนอื่น ๆ ของเกมสมบูรณ์มากตามไปด้วยนั่นเอง หลังจากการจัดการเกี่ยวกับการเคลื่อนไหวสมบูรณ์ระดับหนึ่งแล้ว จากนั้นก็จะสร้างรูปแบบการส่งบอลขึ้นมา โดยเป็นลักษณะของกฎเกณฑ์ หลังจากนั้นก็จะทำการสร้างส่วนของเมชชีนเลิร์นนิ่งขึ้นมาแล้วก็ทำการทดสอบ (Train) เพื่อหาค่าถ่วงน้ำหนัก รวมทั้งอินพุตที่เหมาะสม เพื่อจะนำค่าเหล่านี้ไปใช้ในการเล่นครั้งต่อไป ซึ่งโครงการนี้จะทำการเรียนรู้เฉพาะเกี่ยวกับการส่งบอลเท่านั้น

5.1 การทำงานของโปรแกรม

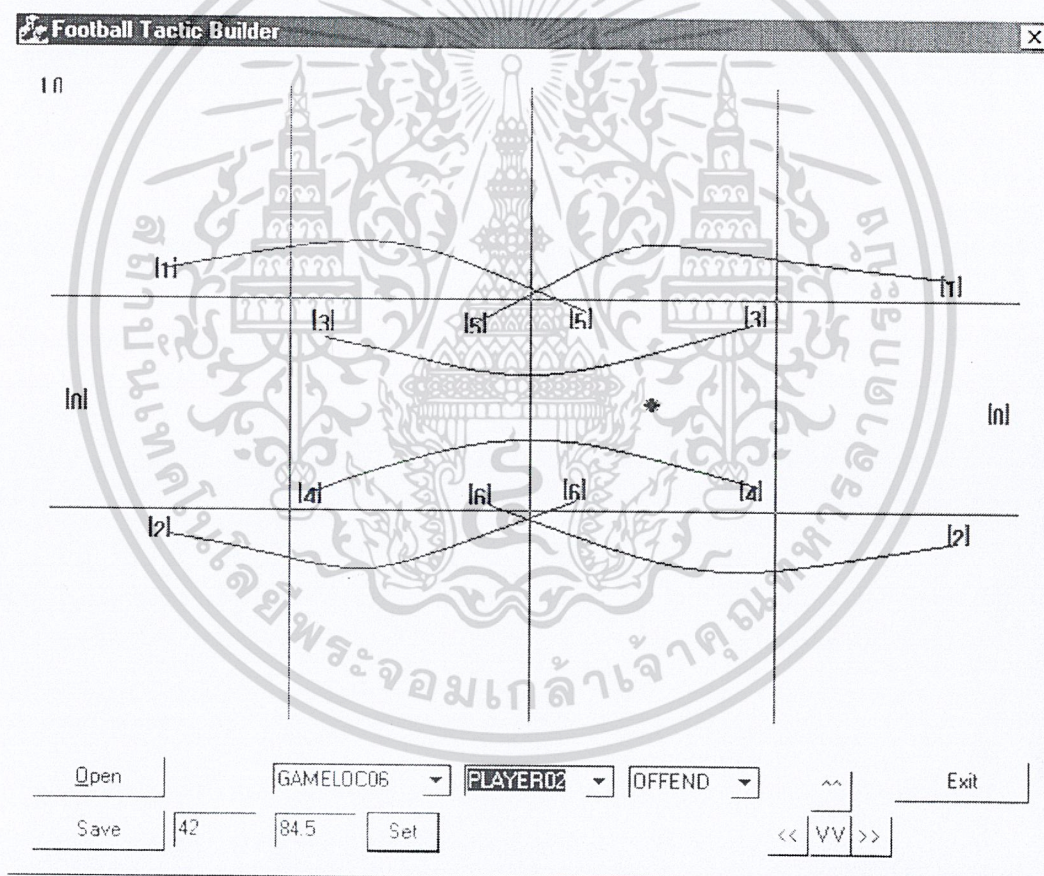
การทำงานของโปรแกรมจะแบ่งออกเป็น 3 ส่วนคือ ส่วนแรกคือส่วนที่เกี่ยวข้องกับการเคลื่อนที่ของนักบอล ซึ่งจะทำการตัดสินใจในการเคลื่อนที่ว่าจะควรจะไปทางใดจึงจะเหมาะสม โดยจะพิจารณาจากตำแหน่งของนักบอลของทั้ง 2 ทีม ส่วนต่อมาคือส่วนที่จะควบคุมส่งลูกบอล ซึ่งจะเป็นลักษณะของกฎเกณฑ์ที่ค่อนข้างตายตัว และส่วนสุดท้ายจะเป็นส่วนมีการนำเมชชีนเลิร์นนิ่งมาใช้ในการตัดสินใจในการส่งบอล ซึ่งการทำงานของโปรแกรมโดยรวม ในครั้งแรกก็จะเริ่มมีการเล่นเกม โดยแบ่งทีมฟุตบอลออกเป็น 2 ทีม คือ ทีมแรกคือทีมที่มีคอมพิวเตอร์ควบคุมทั้งการเคลื่อนที่และการส่งบอลทั้งคู่ ทีมที่สองคือทีมที่มีมนุษย์ควบคุมทั้งการเคลื่อนที่ของนักบอลและการส่งบอลของนักบอล 1 คน ส่วนผู้เล่นคนอื่น ๆ จะเป็นหน้าที่ของคอมพิวเตอร์จะควบคุมการเคลื่อนที่ของนักบอลเหล่านั้นเอง ซึ่งเมื่อเริ่มแข่งขันในครั้งแรกก็จะยังทำการเก็บข้อมูลตำแหน่งผู้เล่น ซึ่งในขณะที่การวิเคราะห์การส่งบอลก็ยังคงใช้ในลักษณะของกฎเกณฑ์การส่งบอลที่ได้ค่อนข้างตายตัวแน่นอน จากนั้นเมื่อแข่งขันจบแล้วก็จะนำข้อมูลของนักบอลไปใช้ในการเทรน ซึ่งข้อมูลที่จะนำมาใช้ในการเทรนก็คือ อาทิ เช่น ตำแหน่งของนักบอลในสนาม, ทิศทางของนักบอลในสนามขณะที่มีการส่งบอล เป็นต้น โดยหลังจากทำการเทรนเสร็จก็จะนำข้อมูลที่ได้นำไปใช้แข่งขันครั้งต่อไป ซึ่งในการแข่งขันครั้งต่อไปก็จะมีเก็บข้อมูลอีกว่าการส่งครั้งไหนส่งแล้วไม่ผิดพลาด คือไม่เสียบอลไปให้ทีมฝั่งตรงข้าม ซึ่งก็จะมีเก็บตำแหน่งของผู้เล่นในขณะนั้นไว้ด้วย โดยจะเก็บข้อมูลอินพุต ซึ่งมีวิธีการเก็บที่ว่า หากข้อมูลนั้นมีการใช้ล่าสุดก็เก็บเอาไว้ ส่วนข้อมูลที่ไม่ได้ใช้มานานก็ลบทิ้ง (LRU : Least Recently Use) แล้วหลังจากแข่งขันจบแล้วก็จะทำการเทรนใหม่อีกครั้งเพื่อนำข้อมูลไปใช้ในครั้งต่อไป ซึ่งการวัดผลการเรียนรู้ ก็พิจารณาจากอัตราการส่งบอล คือ จะวัดผลจากอัตราการส่งบอลของทีมฝั่งที่คอมพิวเตอร์เป็นผู้ควบคุมจะมีอัตราการส่งบอลที่ค่อนข้างดีขึ้น แสดงว่า

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

เป็นการเรียนรู้ที่ดี แต่หากอัตราการแข่งขันเป็นไปในทางที่ตรงกันข้ามกัน แสดงว่ามีการเรียนรู้ที่ผิดพลาด ซึ่งอาจจะเกิดขึ้นได้อีกจุดที่นำไปใช้ในการเทรนนั้น ไม่มีผลกระทบต่ออัตราแข่งขัน

5.2 รูปแบบการเคลื่อนที่ของนักบอล

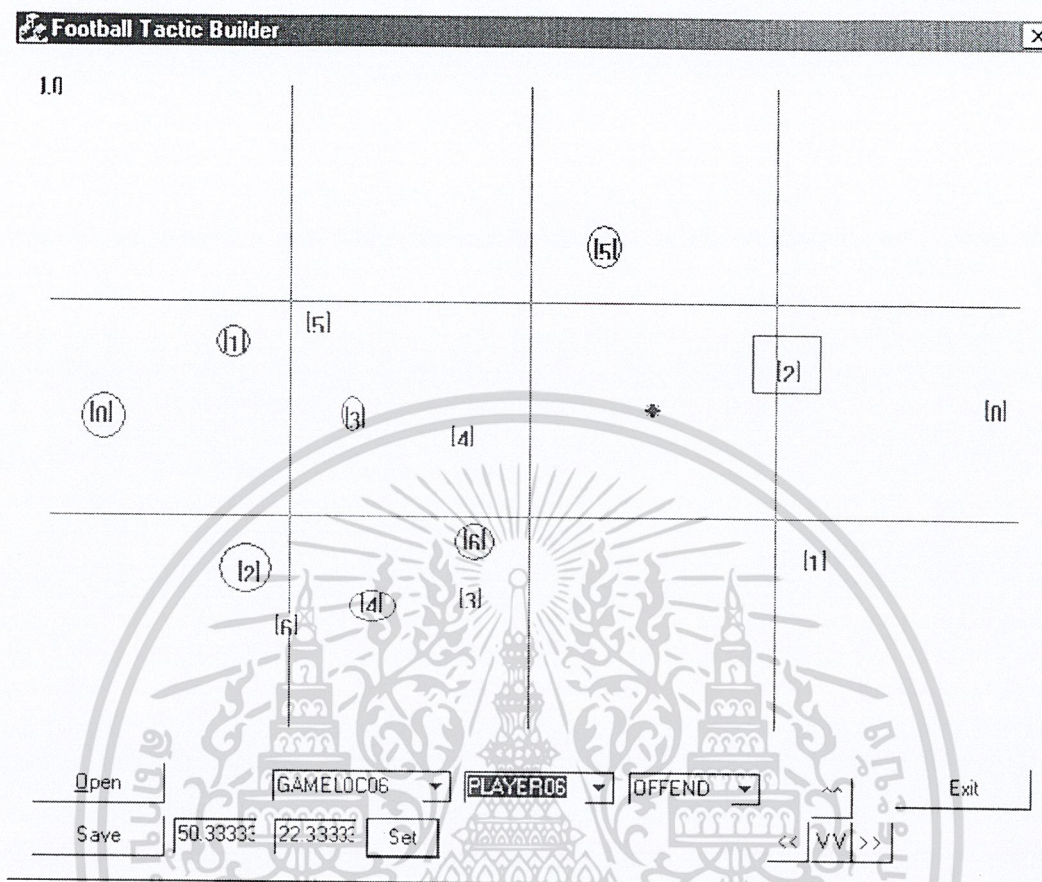
ส่วนนี้ก็จะเป็นส่วนที่ควบคุมรูปแบบการเคลื่อนที่ของนักบอลทั้ง 2 ทีม ยกเว้นมีผู้เล่นเป็นผู้ควบคุมอยู่เท่านั้นที่ ซึ่งคอมพิวเตอร์ไม่ได้ทำการควบคุมการเคลื่อนที่นักบอลคนนี้ โดยการแนวคิดการเคลื่อนที่ของนักบอลนี้ โดยก่อนอื่นจะแบ่งตำแหน่งผู้เล่นของทั้ง 2 ทีมออกเป็น 3 ตำแหน่ง คือตำแหน่ง กองหน้า กองกลาง กองหลัง ซึ่งการพิจารณาที่จะวางตำแหน่งนักบอลอยู่ในตำแหน่งไหนนั้นได้มีการพัฒนาโปรแกรม เพื่อใช้สำหรับการวางแผนตำแหน่งของนักบอลในลักษณะของกฎที่ตายตัวแล้วเก็บข้อมูลส่วนนี้เพื่อนำไปใช้ในเกม โดยแบบแผนจะต้องออกเป็น 2 กรณีคือ กรณีแรกคือขณะที่ทีมเดียวกันครองบอล กรณีที่สองคือ ขณะที่ทีมฝั่งตรงข้ามเป็นผู้ครองบอลอยู่



รูปที่ 5 - 1 ตำแหน่งเริ่มต้นของนักบอลทั้ง 2 ฝั่ง และ ผู้เล่นที่ถูกประกบตำแหน่ง

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

5.2.1 การเคลื่อนที่ขณะผู้เล่นทีมตรงข้ามครองบอล



รูปที่ 5 - 2 ตำแหน่งของผู้เล่น ขณะที่ทีมฝั่งตรงข้ามกำลังครองบอล

จากรูปสมมติว่าผู้เล่นหมายเลข 2 ซึ่งถูกล้อมด้วยสี่เหลี่ยม กำลังครองบอลอยู่ในแดนฝั่งตรงข้าม ผู้เล่นที่วงกลมไว้ คือ ผู้เล่นที่กำลังพิจารณาและไม่ได้ครองบอล

- ตำแหน่งกองหลัง

ในกรณีนี้กองหลังจะทำหน้าที่ป้องกันและคอยเคลื่อนที่ติดตามกองหน้าฝั่งตรงข้าม จากรูปสังเกตได้รูปแบบการเคลื่อนที่ของผู้เล่นคือ ตำแหน่งกองหลังของทั้ง 2 ทีมก็จะคอยพิจารณาการเคลื่อนที่ของตำแหน่งกองหน้าว่ามีการเคลื่อนที่ไปในทิศทางไหน โดยหน้าที่หลักในตอนนี้ของกองหลัง คือ คอยคุมตำแหน่งให้ตำแหน่งตัวเองให้อยู่ใกล้กองหน้าที่นั้นกับบอลคนนั้นที่ตัวเองมีหน้าที่รับผิดชอบอยู่โดยจะพยายามให้ตำแหน่งตัวเองอยู่ใกล้ผู้เล่นกองหน้าคนนั้นมากกว่าผู้เล่นคนอื่น ๆ ในทีมเดียวกันมากที่สุด

จากรูปสังเกตว่าผู้เล่นหมายเลข 1 กับ 2 ซึ่งเป็นกองหลังจะคอยประกบผู้เล่นหมายเลข 5 และ 6 ซึ่งเป็นกองหน้าฝั่งตรงข้าม และผู้เล่นกองกลางหมายเลข 4 จะคอยรักษาระยะตำแหน่งให้อยู่ไม่ห่างจากหมายเลข 6 และหมายเลข 3 จะคอยรักษาระยะอยู่กลางสนามเพื่อไม่ให้กลางสนามมีพื้นที่ว่างมากเกินไป

- ตำแหน่งกองกลาง

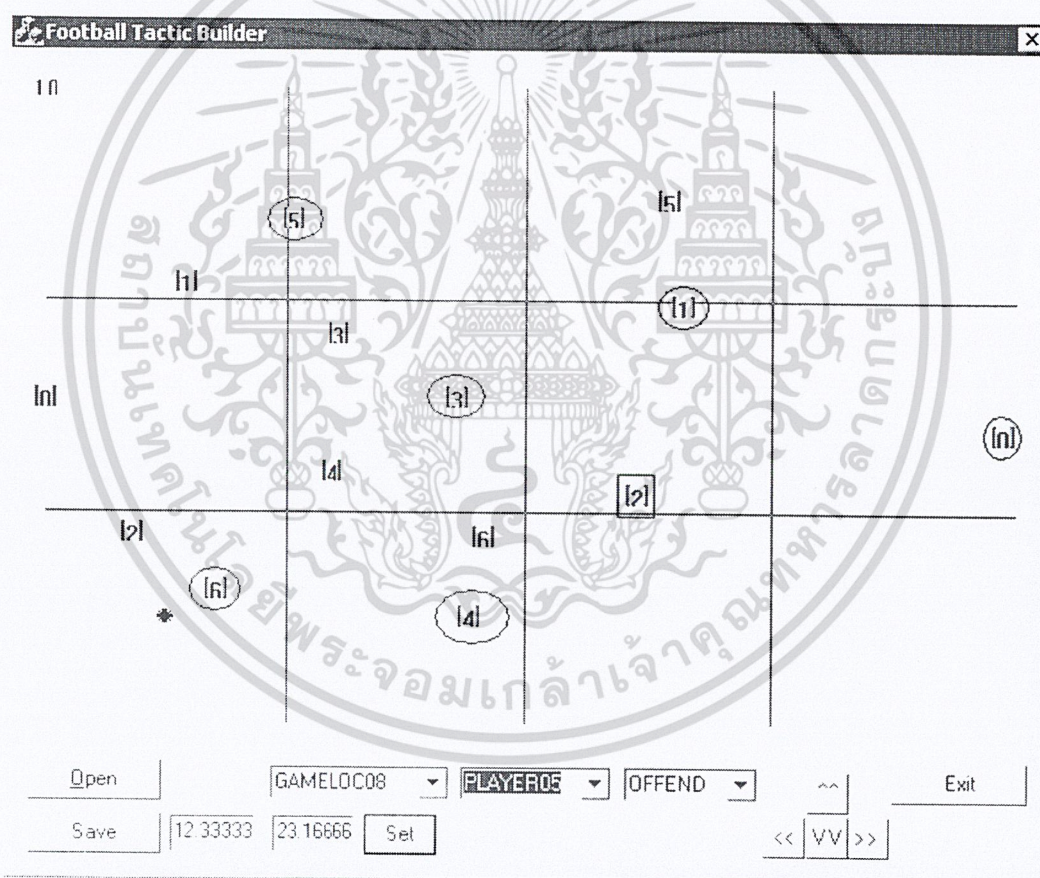
ในตำแหน่งกองกลางจะมีผู้เล่นที่จะ 1 คน นั่นคือหมายเลข 3 ที่จะอยู่กลางสนามเพื่อรับผิดชอบเอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

พื้นที่ในแดนกลางไม่ให้ว่างจนเกินไปอีกทั้งยังต้องพยายามรักษาระยะไม่ให้อยู่ห่างจากผู้เล่นหมายเลข 5 ของฝั่งตรงข้ามมากเกินไป ส่วนผู้เล่นกองกลางอีกคน คือ หมายเลข 4 ก็จะทำหน้าที่รักษาตำแหน่งไม่ให้อยู่ห่างหมายเลข 3 และ 6 ของฝั่งตรงข้ามมากเกินไป

- ตำแหน่งกองหน้า

ส่วนตำแหน่งกองหน้าก็จะพิจารณาหากลูกบอลอยู่สนามฝั่งตรงข้ามก็ให้กองหน้าพยายามเข้าไปใกล้แย่งบอลกับผู้เล่นที่มีบอลอยู่ แต่หากมีบอลอยู่ในตำแหน่งที่อยู่ในสนามของฝั่งผู้เล่นเองก็จะตั้งกองหน้าไว้ที่ตำแหน่งของสนามฝั่งตรงกันข้ามเพียง 1 คน แล้วดึงกองหน้าคนที่อยู่ในสนามฝั่งตัวเองลงมาอยู่ในตำแหน่งกองกลาง ดังนั้นจากรูปที่ 5 - 2 ก็จะตั้งผู้เล่นหมายเลข 5 ไว้ฝั่งตรงข้ามเพียงคนเดียวหากบอลอยู่ในสนามฝั่งตัวเอง

5.2.2 การเคลื่อนที่ขณะผู้เล่นที่มีเดียวกันครองบอล



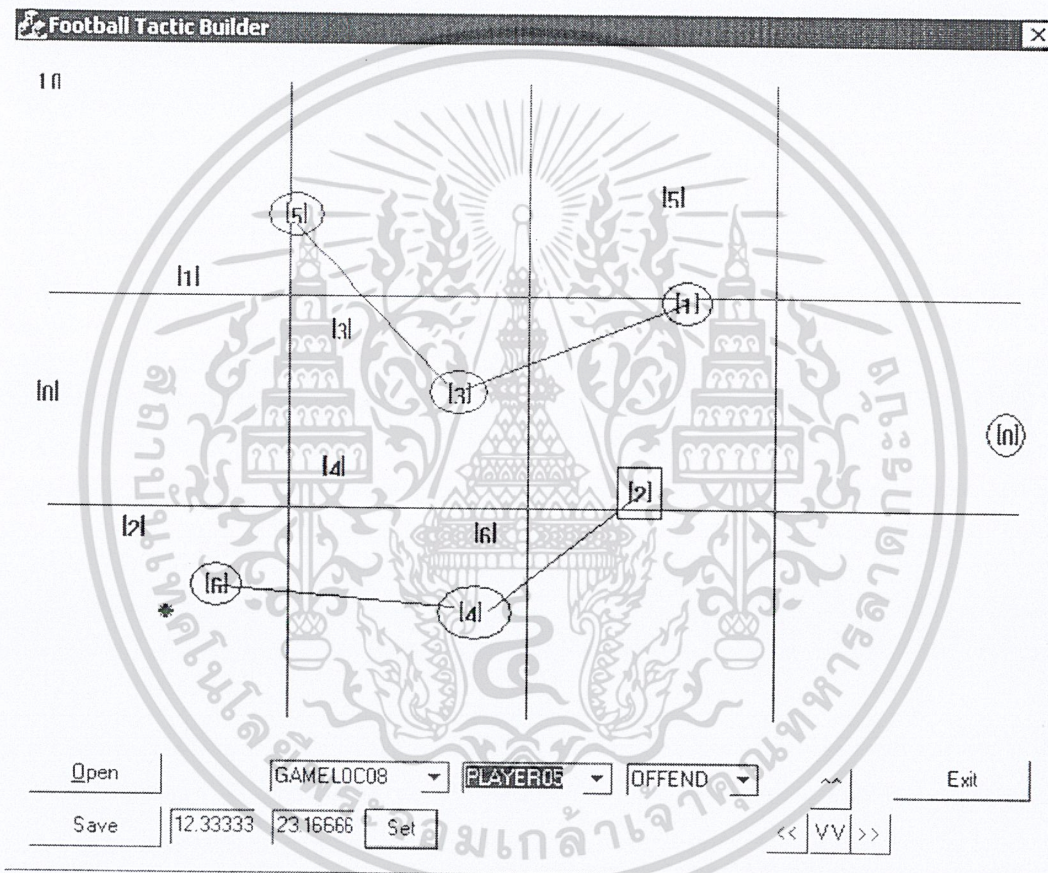
รูปที่ 5 - 3 ตำแหน่งของผู้เล่นในสนาม ขณะที่ทีมฝั่งเดียวกันกำลังครองบอล

จากรูปสมมติว่าผู้เล่นหมายเลข 2 ซึ่งถูกล้อมด้วยสี่เหลี่ยม กำลังครองบอลอยู่ ผู้เล่นที่วงกลมไว้คือ ผู้เล่นที่กำลังพิจารณาและไม่ได้ครองบอล

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- ตำแหน่งกองหลัง

การเคลื่อนที่ของกองหลังจะคอยดูว่ามีผู้เล่นกองหน้าทีมตรงข้ามอยู่ในตำแหน่งของสนามฝั่งเดียวกับผู้เล่นฝั่งครองบอลหรือไม่ หากกองหน้าคนใดอยู่ฝั่งเดียวกันก็จะให้กองหลังคนนั้นคอยประกบติดเอาไว้เพื่อป้องกันการรุกได้กลับของฝั่งตรงข้าม หากมีกองหน้าอยู่เพียงคนเดียวก็ใช้ประกบเพียงคนเดียว กองหลังอีกคนก็สามารถคอยประสานงานอยู่บริเวณกลางสนามได้ แต่ต้องอยู่ในตำแหน่งที่ต่ำกว่ากองหน้าอีกคนของฝั่งตรงข้าม สังเกตจากผู้เล่นในหมายเลข 1 จะคอยประกบผู้เล่นหมายเลข 5 ของฝั่งตรงข้ามเอาไว้ แต่ผู้เล่นหมายเลข 2 ไม่จำเป็นต้องประกบกองหน้าหมายเลข 6 ของฝั่งตรงข้าม เนื่องจากไม่ได้อยู่ในตำแหน่งสนามฝั่งเดียวกัน อยู่กันคนละครึ่งของสนาม



รูปที่ 5 - 4 ตำแหน่งของกองกลางในสนาม ขณะที่เป็นฝ่ายกำลังครองบอล

- ตำแหน่งกองกลาง

ส่วนของกองกลางจะต้องพยายามจะอยู่ในตำแหน่งที่สามารถที่จะส่งบอลถึงกันได้ ในลักษณะที่ต้องพยายามสร้างช่องให้เกิดขึ้นอย่างน้อย 2 ช่อง เพราะว่ากองกลางถือสำคัญมากในการทำเกมรุก ขณะที่ เป็นฝ่ายที่กำลังครองบอลอยู่จึงต้องทำให้เกิดช่องว่างอย่างน้อย 2 ทางกับผู้เล่นฝั่งเดียวที่อยู่ใกล้กับมันที่สุด ซึ่งจะทำให้สามารถจะส่งบอลถึงตัวผู้เล่นได้ คือ จากรูปให้สังเกตว่า ผู้เล่นกองกลาง 2 คนคือ หมายเลข 3 และ หมายเลข 4 โดยหมายเลข 4 จะพยายามที่จะเคลื่อนที่ให้หมายเลข 6 กับ 2 สามารถส่งบอลมาให้ได้ เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

หากครองบอลอยู่ และ หมายเลข 3 จะพยายามที่จะเคลื่อนที่ให้หมายเลข 1 กับ 5 สามารถส่งบอลมาให้ได้ หรืออาจจะเป็นกรณีสมมติว่า ยกตัวอย่าง ผู้เล่นหมายเลข 2 ไม่มีช่องว่างสามารถที่จะส่งบอลมาให้ หมายเลข 4 ได้ แต่สมมติหมายเลข 3 และ 6 สามารถมีช่องว่างที่จะส่งบอลให้หมายเลข 4 ได้ก็แสดงว่า หมายเลข 4 อยู่ในตำแหน่งที่ดีพอสมควร

- **ตำแหน่งกองหน้า**

ในส่วนตำแหน่งของกองหน้าแล้วหากครองบอลเกินครึ่งสนามของฝั่งตัวเองแล้ว ก็จะมีวิธีการเคลื่อนที่ โดยที่กองหน้าคนไหนอยู่ผู้เล่นฝั่งเดียวกันที่ครองบอลอยู่มากกว่าจะอยู่ตำแหน่งที่ต่ำกว่ากองหน้าอีกคน ซึ่งจะอยู่ตำแหน่งที่สูงกว่าหรือพุดง่าย ๆ คือ อยู่ใกล้ประตูฝั่งตรงข้ามมากกว่านั่นเอง จากรูปหากผู้เล่นหมายเลข 3 กำลังครอบครองบอลอยู่ ทำให้กองหน้าที่ใกล้ หมายเลข 3 ที่สุด คือ หมายเลข 5 ดังนั้น หมายเลข 5 ก็จะอยู่ในตำแหน่งที่ต่ำกว่ากองหน้าอีกคนคือ 6 ซึ่งจะอยู่ใกล้ประตูฝั่งตรงข้ามมากกว่า

5.3 รูปแบบการส่งลูกฟุตบอลของนักบอล

การส่งบอลถือว่าเป็นเรื่องที่สำคัญ เพราะว่าการส่งบอลแต่ละครั้งมักจะทำให้เกิดช่องว่าง เพื่อที่จะสามารถส่งบอลไปประตูอยู่ฝั่งตรงข้ามได้เร็วยิ่งขึ้น เพราะฉะนั้นการส่งบอลจึงมีหลายปัจจัยที่จะนำมาใช้พิจารณาเช่น ตำแหน่งที่จะส่งบอลไป ผู้เล่นทีมเดียวกันที่อยู่ใกล้ ทิศทางการเคลื่อนที่ของผู้ที่จะรับบอล เป็นต้น

- **ตำแหน่งกองหลัง**

ในส่วนการส่งบอลของกองหลังจะพิจารณาก่อนว่าผู้เล่นในตำแหน่งกองกลางที่จะส่งไปนั้นมีช่องว่างที่จะส่งให้กองกลางตัวอื่นหรือว่าส่งไปยังกองหน้าได้หรือเปล่า หากมีก็จะส่งไปกองกลางตัวนั้นก่อนเพราะว่ามีทางที่ให้กองหน้าได้แล้ว แต่หากส่งไปยังผู้เล่นกองกลางนั้นไม่ได้ ก็จะพิจารณาก่อนว่าสามารถที่จะเลี้ยงบอลไปข้างหน้าเองได้หรือเปล่านั้นหากไปได้อีกเลี้ยงไปก่อน หากเลี้ยงบอลไปไม่ได้ก็จะพิจารณาว่าส่งให้กองหลังด้วยกันได้หรือไม่หากไม่ได้ก็จะส่งกลับหลังให้ผู้รักษาประตู แต่หากส่งไปให้ใครไม่ได้เลยก็จะต้องทำการเลี้ยงหลบหลีกหรือพักบอลไว้ก่อน รอให้มีช่องว่างจึงค่อยส่ง

- **ตำแหน่งกองกลาง**

ส่วนผู้เล่นตำแหน่งกองกลางจะพิจารณาก่อนว่าส่งไปได้หรือเปล่านั้นและต้องดูก่อนว่ากองหน้านั้นมีช่องว่างที่จะยิงประตูได้หรือไม่ หากเป็นไปตามเงื่อนไขนี้ก็สามารถส่งบอลให้คนนั้นได้ แต่หากส่งไปไม่ได้ก็จะพิจารณากองกลางแล้วจากนั้นก็จะเป็นกองหลังตามลำดับ

- **ตำแหน่งกองหน้า**

ตำแหน่งกองหน้าเริ่มต้นก็จะพิจารณาก่อนว่ามีช่องว่างสำหรับที่จะยิงประตูได้หรือไม่ หากมีช่องว่างทางทำประตูได้ก็จะทำการยิงประตูทันทีแต่หากยิงไม่ได้ก็จะพิจารณากองหน้าตัวอื่น โดยต้องดูก่อนว่ากองหน้าตัวนั้นมีช่องที่จะยิงประตูได้หรือเปล่านั้นหากกองหน้าตัวนั้นมีช่องว่างยิงได้ก็จะส่งไปให้ ถ้าไม่ได้ก็จะพิจารณาที่ตำแหน่งกองกลางว่ามีช่องว่างส่งให้ตัวใดได้บ้างโดยกองกลางตัวที่จะรับนั้นต้องสามารถมีช่องที่จะส่งกลับมายังที่กองหน้าได้ด้วย หากไม่ได้ก็จะทำการพักบอลไว้ก่อนเพื่อรอโอกาสช่องว่างเกิดขึ้นแล้วค่อยส่งไปให้ผู้เล่นที่ได้พิจารณาแล้วว่าส่งไปแล้วได้เปรียบและสามารถส่งต่อไปให้ผู้เล่นคนอื่นได้

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

5.4 การนำแมชชีนเลิร์นนิงมาใช้วิเคราะห์รูปแบบการส่งบอล

เมื่อทำการแข่งขันจบครั้งแรกของการแข่งขัน ก็จะนำข้อมูลที่ได้จากการแข่งขันไปทำการเทรน ซึ่งข้อมูลที่จะใช้เป็นอินพุตเพื่อจะไปเทรนคือ ตำแหน่งของผู้เล่นขณะที่ยิงบอล, ทิศทางการเคลื่อนที่ของนักบอลขณะที่มีการส่งบอล ส่วนเอาต์พุตที่จะนำไปเทรนคือ ผลลัพธ์ของการส่งครั้งนั้นว่าส่งสำเร็จคือลูกบอลสามารถส่งไปให้ฝั่งเดียวกันหรือว่าส่งไปแล้วผิดพลาด ลูกบอลไปอยู่ในการครอบครองของฝั่งตรงกันข้าม โดยมีขั้นตอนการทำงานเทรนดังนี้

- กำหนดค่าของอินพุตที่และเอาต์พุตที่เป็นไปได้ที่จะนำเข้าไปเทรน
 - ตำแหน่งของผู้เล่นในสนามขณะที่มีการส่งบอล ซึ่งจะประกอบด้วยตำแหน่งในสนามมีอยู่ 2 ค่าคือค่าตำแหน่งแกน X และ แกน Y โดยแกน X คือขนาดความกว้างของสนาม แกน Y คือขนาดความสูงของสนาม ซึ่งจะต้องทำการแปลงตำแหน่งของนักบอลในการแกน X และ Y ให้อยู่ในช่วง $[0, 1]$ ก็คือตำแหน่งนักบอลที่อยู่ในสนามที่ตำแหน่งแกน X มาหารด้วยขนาดความกว้างของสนาม ส่วนตำแหน่งนักบอลที่อยู่ในสนามที่ตำแหน่งแกน Y มาหารด้วยขนาดความสูงของสนาม ซึ่งก็จะทำให้ค่าตำแหน่งของนักบอลที่อยู่ในสนามไม่ว่าจะเป็นแกน X หรือ Y ก็อยู่ในช่วง $[0, 1]$
 - ทิศทางของนักบอล ขณะกำลังส่งบอลอยู่ โดยจะมีทิศทางอยู่ 8 ทิศทาง ซึ่งกำหนดเป็นค่าคงที่ตั้งแต่ 0 - 7 ซึ่งก็จะต้องมีค่าอยู่ในช่วง $[0, 1]$ เช่นกันด้วยวิธีการนำค่าคงที่ของทิศทางของผู้เล่นแล้วหารด้วยค่าคงที่สูงสุดของทิศทางซึ่งก็คือ 7
 - กำหนดค่าของเอาต์พุตไว้ 2 ค่าคือ 1 กับ 0 หากมีค่าเป็น 1 ก็แสดงว่ารูปแบบของการส่งบอลครั้งนั้นสามารถส่งไปให้ผู้เล่นทีมเดียวกันได้สำเร็จ แต่หากเอาต์พุตมีค่าเป็น 0 ก็แสดงว่าการส่งบอลครั้งนั้นผิดพลาดไม่สามารถส่งบอลไปให้ผู้เล่นทีมเดียวกันได้
- กำหนดค่าของอัตราของการเรียนรู้ (Learning Rate) ให้มีค่าเท่ากับ 0.25
- กำหนดจำนวนอินพุตที่นำไปเทรน ซึ่งจะมีจำนวนอินพุตที่จะนำเข้าไปเทรนเท่ากับ จำนวนผู้เล่น * จำนวนทีม * ตำแหน่งแกน X และ Y + ทิศทางผู้ส่งบอล ซึ่งมีค่าเท่ากับ $7 * 2 * 2 + 1 = 29$ อินพุต
- กำหนดโครงสร้างของนิเวศซึ่งจะประกอบด้วย อินพุตเลเยอร์มี 29 นิเวศเท่ากับจำนวนอินพุต ฮิดเดนเลเยอร์มี 31 นิเวศและเอาต์พุตเลเยอร์ 1 นิเวศซึ่งเท่ากับ จำนวนเอาต์พุต
- ใช้วิธีการสุ่มเลือกแบบมาตรฐานทำการสุ่มเลือกสุ่มเลือกค่าของน้ำหนักและเทรคโวล ซึ่งจะอยู่ในช่วงแคบๆที่อยู่ในช่วง $(- 2.4 / F_i, 2.4 / F_i)$ โดย F_i คือ จำนวนอินพุตที่เข้าไปในอินพุตเลเยอร์ ซึ่งก็เท่ากับ 29
- นำชุดข้อมูลของอินพุต (Input Pattern) ทั้งหมดเข้าไปทำการเทรน ซึ่งก็จะมีจำนวนชุดของอินพุตเท่ากับจำนวนการส่งทั้งหมดของทั้ง 2 ทีมนั่นเอง
- ทำการกระตุ้นนิเวศโดยจากอินพุตในชั้นอินพุตเลเยอร์ไปจนถึงเอาต์พุตที่คาดหวังในชั้นเอาต์พุตเลเยอร์
- ทำการปรับค่าถ่วงน้ำหนักโดย ทำการปรับจากค่าความผิดพลาดในชั้นเอาต์พุตเลเยอร์ แล้วทำการปรับมาจนถึงฮิดเดนเลเยอร์

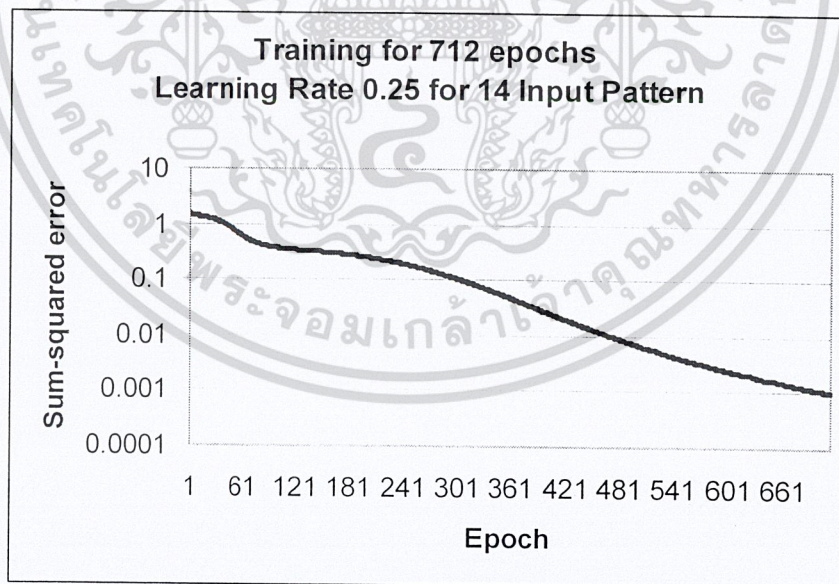
เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- ทำซ้ำไปเรื่อย ๆ จนกว่าจะได้ค่าผลรวมของกำลังสองของค่าความผิดพลาดน้อยกว่า 0.001 ก็จะเป็นอันสิ้นสุดการเทรน

หลังจากที่ทำการเทรนเสร็จแล้วก็จะเก็บอินพุตที่นำเข้าไปเทรนเอาไว้เพื่อที่จะนำไปใช้ในการเทรนครั้งต่อไป คราวนี้ก็จะมาถึงการทดสอบ โดยจะเริ่มจากการนำค่าถ่วงน้ำหนักที่ผ่านการเทรนแล้วมาทดสอบนำมาใช้ในการแข่งขันในเกม ซึ่งเป็นส่วนช่วยในการตัดสินใจว่าจะส่งบอลเมื่อใดจึงจะได้ผลดี จากนั้นเมื่อทำการทดสอบเสร็จแล้วก็จะได้ผลการทดลองคือ สามารถเปรียบเทียบเปอร์เซ็นต์การส่งบอลระหว่างช่วงก่อนการเทรนกับหลังจากเทรนเสร็จแล้ว หลังจากนั้นก็จะทำการเทรนด้วยโดยนำข้อมูลอินพุตการเทรนรอบที่แล้วมาใช้ในการเทรนด้วยเพื่อให้ได้ข้อมูลที่มีความแม่นยำมากยิ่งขึ้น แล้วก็เก็บอินพุตเหล่านี้ไปใช้ในการเทรนครั้งต่อไปอีก แต่ข้อมูลอินพุตเหล่านี้ก็จะมีการเก็บค่าไว้จำกัดคงที่ไม่ได้ขยายไปเรื่อย ๆ โดยจะให้หลักการว่าข้อมูลอินพุตที่เพิ่งใช้ล่าสุดจะถูกเก็บค่าไว้ แต่หากอินพุตตัวไหนไม่ได้ใช้นาน ๆ ก็จะไม่เก็บค่าเหล่านั้นไว้แล้วก็จะทิ้งไป

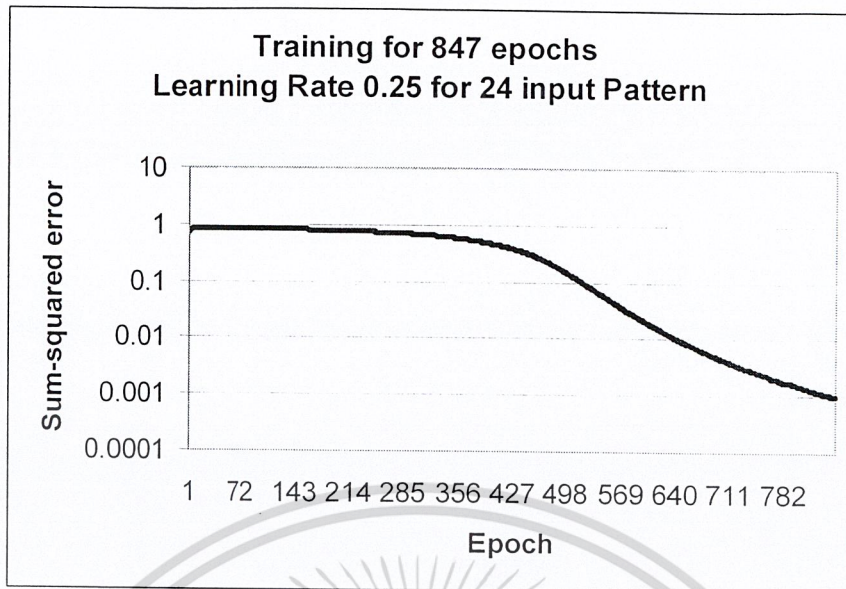
5.5 วิธีการทดลองและผลการทดลอง

การทดลองเริ่มจากการแข่งขันเล่นเกมฟุตบอล โดยใช้กฎการส่งบอลแบบกฎเกณฑ์ที่ได้กำหนดไว้ โดยเมื่อแข่งขันครบตามเวลาการแข่งขันที่ได้กำหนดไว้แล้วเก็บค่าเปอร์เซ็นต์การส่งบอลที่ไม่ผิดพลาดเอาไว้เพื่อนำไปเปรียบเทียบ จากนั้นก็นำค่าอินพุตต่าง ๆ ที่จะใช้ในการเทรน นำไปทำการเทรนแล้วเก็บค่าถ่วงน้ำหนักเอาไว้เพื่อใช้ในการแข่งขันต่อไป นอกจากนั้นก็เก็บอินพุตเหล่านั้นที่นำไปเทรนไว้ด้วยเพื่อใช้ในการเทรนครั้งต่อไป อีกด้วย



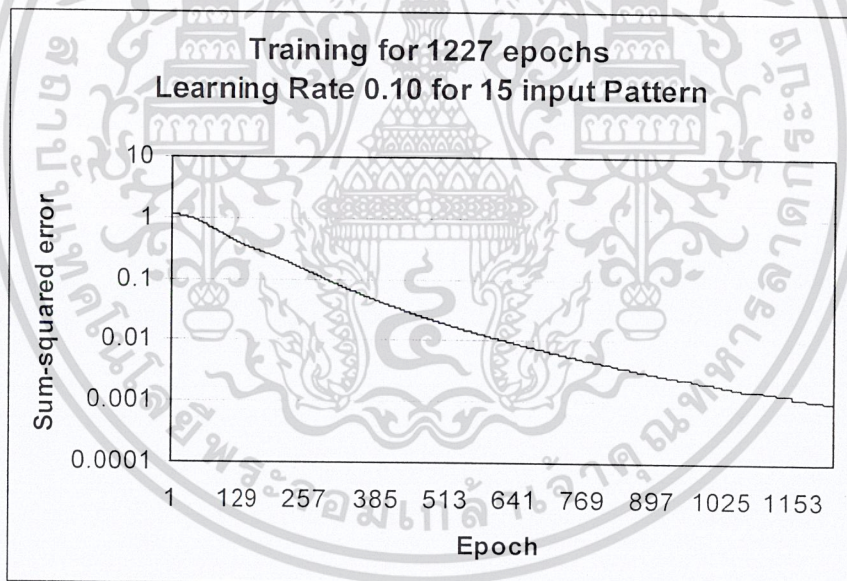
รูปที่ 5 - 5 กราฟแสดงผลรวมกำลังสองของค่าความผิดพลาด

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้



รูปที่ 5 - 6 กราฟแสดงผลรวมกำลังสองของค่าความผิดพลาด

จากผลการทดลอง จำเป็นต้องใช้จำนวนรอบมากขึ้น เมื่อเพิ่มจำนวนรูปแบบของข้อมูล



รูปที่ 5 - 7 กราฟแสดงผลรวมกำลังสองของค่าความผิดพลาด

จากผลการทดลอง จะได้ว่าค่าที่เปอร์เซ็นต์การเรียนรู้ 0.25 เหมาะสมกว่าค่า 0.1

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

บทที่ 6

สรุปผลและวิจารณ์

โครงการนี้เกี่ยวข้องกับเกมฟุตบอล ซึ่งได้พัฒนาโดยนำหลักการของแมชชีนเลิร์นนิงมาใช้ในการเรียนรู้ของเกม ซึ่งจะใช้หลักการของแบ็กพรอพากะชันนิวรอลเน็ตเวิร์กที่จะทำการนิวรอลเชื่อมต่อกัน และนิวรอลนี้เองเปรียบเสมือนเป็นที่เก็บความรู้และความรู้นี้ก็ปรับเปลี่ยนแปลงได้โดยการฝึกหัด (Training) โดยจะนำมาใช้เรียนรู้เฉพาะการส่งบอลของระหว่างผู้เล่นเท่านั้น เพราะสามารถวัดผลได้ง่าย และเห็นผลได้อย่างชัดเจน โดยสามารถวัดผลได้จากเปอร์เซ็นต์การส่งบอลที่ไม่ผิดพลาด คือส่งบอลแล้วไม่เสียการครองบอลให้ฝั่งตรงข้าม เมื่อทำการเทรนแล้วแข่งขันใหม่ ถ้าหากเปอร์เซ็นต์การส่งบอลที่ไม่ผิดพลาดจะมีค่าเพิ่มขึ้น แสดงว่ามีการเรียนรู้ที่ถูกต้อง หากไม่เป็นเช่นนั้นแสดงว่าเรียนรู้ไม่สำเร็จ

6.1 ปัญหาที่พบและแนวทางแก้ไข

จากที่ได้ทำการศึกษาถึงการนำหลักการของแมชชีนเลิร์นนิงไปใช้ในเกมนั้น ถือว่าเป็นเรื่องที่ยากเพราะเกมฟุตบอลมีปัจจัยที่สำคัญที่ส่งผลกระทบต่อการเล่นเป็นอย่างมากคือรูปแบบเคลื่อนที่ของผู้เล่นทั้ง 2 ทีม เพราะการเคลื่อนที่มีรูปแบบที่ค่อนข้างหลากหลายมาก ไม่สามารถที่จะกำหนดกฎตายตัวที่จะมาอธิบายได้ง่ายนัก จึงทำให้การเคลื่อนที่ในรูปแบบที่ต่างกันนี้ก็จะส่งผลกระทบต่อการเล่น ทำให้คาดเดาศักยภาพในการเล่นได้ยากขึ้น ซึ่งก็จะส่งผลกระทบต่อเปอร์เซ็นต์การส่งบอลที่อาจจะไม่เพิ่มขึ้นตามที่ควรจะเป็น

6.2 แนวทางพัฒนาเพิ่มเติม

- นำหลักการนิวรอลเน็ตเวิร์กผสมกับหลักการของเจเนติกอัลกอริทึม (Genetic Algorithms) เพื่อปรับปรุงการเรียนรู้ให้เร็วและทำให้รูปแบบโครงสร้างของนิวรอลดีขึ้น หรืออาจจะแผนภาพต้นไม้สำหรับการตัดสินใจ มาช่วยในการตัดสินใจเลือกอินพุตที่ไม่ควรถูกนำมาเทรนด้วยนิวรอลเน็ตเวิร์กออกไป
- ควรนำอินพุตบางตัวมาใช้ในการเทรนด้วย เช่น ระยะเวลานับตั้งแต่เริ่มรับบอลจากผู้ส่ง จนกระทั่งเสียการครองบอลให้ฝั่งตรงข้ามหรืออื่น ๆ
- อาจจะวัดการเรียนรู้ไม่ใช่แค่เพียงการส่งบอลเท่านั้น เช่น เปอร์เซ็นต์ของการครองบอล จำนวนการยิงประตู เป็นต้น แต่ก็หาตัวแปรที่ทำการเทรนและสามารถนำไปใช้เรียนรู้ได้ยากขึ้นตามไปด้วย

6.3 สรุปผลการทำงาน

จากการศึกษาการทำงานของแบ็กพรอพากะชันนิวรอลเน็ตเวิร์กนั้นมีความสามารถในการทำงานสูง แต่มีข้อเสียตรงที่ไม่สามารถหาโครงสร้างของเน็ตเวิร์กที่เหมาะสมได้ จึงต้องทดลองแล้วตรวจสอบผลลัพธ์ที่ได้ ว่าผลรวมกำลังสองของค่าความผิดพลาดเข้าใกล้ศูนย์ ใช้เวลานานในการเทรนนิวรอลเน็ตเวิร์ก จากการประยุกต์ในการเรียนรู้ในการเล่นเกมนั้น นับว่าได้ผลออกมาเป็นที่น่าพอใจ โดยที่จะเห็นได้ว่าเปอร์เซ็นต์การส่งบอลสำเร็จจะสูง โดยที่จะมีเปอร์เซ็นต์เพิ่มขึ้น

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่วารณใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

บรรณานุกรม

- [1] Michael Negnevisky: "Artificial Intelligent: A Guide to Intelligent Systems", 1sted. Addison-Wesley, 2002
- [2] J. Ross Quinlan: "Programs For Machine Learning", Morgan Kaufmann
- [3] Scott Robert Ladd: "Genetic Algorithms in C++", M&T Books, 1996
- [4] Deitel & Deitel: "C++ How to Program", 2nd ed. Prentice Hall
- [5] Stuart Russell & Peter Norvig: "Artificial Intelligence: A Modern Approach", Prentice Hall
- [6] Valluru Rao & Hayagriva Rao: "C++ Neural Network and Fuzzy Logic", 2nded.MIS Press, 1995



<http://www.gamedev.net>

<http://www.thaigamedevx.com>

<http://www.sourceforge.net>

<http://lancet.mit.edu/ga>

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้