



ระบบตรรกศาสตร์คลุมเครือชนิดที่ 2 สอนด้วยขั้นตอนวิธีแบบผสมผสานเชิงสามัญสำนึกสำหรับตลาดหลักทรัพย์แห่งประเทศไทย

Interval Type-2 Fuzzy Systems Trained by Hybrid Heuristic Algorithm for Stock Exchange of Thailand

อดิศักดิ์ แสงส่องฟ้า (Adisak Sangsongfa)* และ พยุง มีสัจ (Phayung Meesad)*

บทคัดย่อ

งานวิจัยนี้นำเสนอวิธีการสอนให้ ระบบตรรกศาสตร์แบบคลุมเครือชนิดที่ 2 ทำการพยากรณ์อนุกรมเวลาของราคาตลาดหลักทรัพย์แห่งประเทศไทย ด้วยขั้นตอนวิธีแบบผสมผสานเชิงสามัญสำนึกแบบใหม่ นั่นคือ ITFS2HH ซึ่งเป็นการรวมกันระหว่างขั้นตอนวิธีเชิงพันธุกรรม และการเคลื่อนที่ของกลุ่มอนุภาค โดยใช้ข้อมูลตั้งแต่ปี ค.ศ. 2010-2013 เป็นจำนวน 756 วัน แบ่งเป็น 456 วัน สำหรับชุดสอน และ 300 วัน สำหรับชุดทดสอบ ผลการสร้างระบบฟัซซีมีกฎ 10 กฎ มีค่าผิดพลาดสำหรับชุดสอน $RMSE = 0.03982$ และมีค่าผิดพลาด $RMSE = 0.05174$ สำหรับชุดทดสอบ

คำสำคัญ: ตรรกศาสตร์คลุมเครือชนิดที่ 2 วิธีแบบผสมผสานเชิงสามัญสำนึก การพยากรณ์อนุกรมเวลา

Abstract

In this research, an interval type-2 fuzzy system trained by a new hybrid heuristic algorithm using genetic algorithm and particle swarm optimization (ITFS2HH) is proposed for time series prediction. The Stock Exchange of Thailand (SET) data set between the years 2010-2013 was used. The author selected 756 days: 456 days for training and 300 for testing. A fuzzy system with 10 rules was generated and had $RMSE = 0.03982$ in the training set. The resulted fuzzy system produced $RMSE = 0.05174$ on the test set.

*คณะเทคโนโลยีสารสนเทศ มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีพระจอมเกล้าพระนครเหนือ

Keyword: Interval Type-2 Fuzzy Logic System, New Hybrid Heuristic Algorithm, Time Series Prediction.

1. บทนำ

การพยากรณ์อนุกรมเวลาของตลาดหลักทรัพย์นับเป็นเรื่องที่น่าสนใจและท้าทายต่อทั้งนักลงทุนและนักวิชาการ เพราะตลาดหลักทรัพย์มีความผันผวนและอ่อนไหวต่อหลาย ๆ ปัจจัย เช่น ปัจจัยความน่าสนใจต่อการลงทุน ทางด้านการขยายตัวต่อการลงทุน ทางด้านสภาพแวดล้อมทางเศรษฐกิจ และอื่น ๆ อีกมากมาย โดยเฉพาะตลาดหลักทรัพย์แห่งประเทศไทย (Stock Exchange of Thailand (SET)) จะมีปัจจัยที่ต้องพิจารณาเพิ่มเติมที่นอกเหนือไปจากปัจจัยต่างๆ ตามที่ได้กล่าวมาแล้วในข้างต้น เช่น ปัจจัยจากตลาดหุ้น Dow Jones Index (New York), Strats Times Index (Singapore), Nekkei Index (Japan), Hang Seng Index (Hong Kong) อัตราดอกเบี้ยต่ำ ราคาทองคำ และอัตราค่าเงินบาท เป็นต้น [1], [2]

ในการพยากรณ์อนุกรมเวลาของตลาดหลักทรัพย์แห่งประเทศไทยมีการศึกษาและทำการวิจัยในหลายๆ วิธีเพื่อให้ได้ค่าการพยากรณ์ที่มีค่าของ รากของค่าผิดพลาดกำลังสองเฉลี่ย (Root Mean Square Error: RMSE) หรือค่าผิดพลาดกำลังสองเฉลี่ย (Mean Square Error (MSE)) น้อยที่สุด เช่น การพยากรณ์ด้วย Multiple Regression [1], Markov Regime Switching GRAPH [2], Evolution Strategies [3], [4] Black-Box [5], An ANFIS Model [6], Neural Network [7] และ Fuzzy Logic System [8] เป็นต้น ซึ่งค่าของความผิดพลาด

กำลังสองเฉลี่ย หรือ รากของค่าผิดพลาดกำลังสองเฉลี่ยที่มีค่าน้อยนั้นหมายถึงค่าที่พยากรณ์ได้ก็จะตรงกับค่าที่เป็นตามความเป็นจริง ยิ่งค่าน้อยมากเท่าไรก็จะตรงกับค่าที่เป็นตามความเป็นจริงมากขึ้นเท่านั้น ซึ่งในแต่ละงานวิจัยต่างก็มีข้อแตกต่างกันออกไปสามารถแสดงได้ดังต่อไปนี้

Sopipan [1] ใช้การวิเคราะห์การถดถอยพหุคูณ (Multiple Regression) เพื่อพยากรณ์ค่าที่เป็นตามความเป็นจริงของ 50 บริษัทชั้นนำในตลาดหลักทรัพย์ของประเทศไทย ทำการวิเคราะห์องค์ประกอบของตลาดหลักทรัพย์ของไทย ด้วยการกำหนดค่าของตัวแปรที่เกิดความสัมพันธ์กันเองในระดับสูงคือ ค่าจากตลาดหลักทรัพย์อื่นๆ ทั่วโลกเช่น Dow Jones Index (New York), Straits Times Index (Singapore), Nikkei Index (Japan), Hang Seng Index (Hong Kong) เป็นต้น ได้ค่าของระดับคะแนน Principal Component Scores เป็น 99.4% ซึ่งเป็นการนำเอาวิธีทางสถิติและการพิจารณาองค์ประกอบอื่นๆ มาช่วยในการพยากรณ์ Sattayatham [2] ใช้การสร้างแบบจำลองของ autoregressive เพื่อหาค่าเฉลี่ยของดัชนีตลาดหลักทรัพย์แห่งประเทศไทย ในแต่ละวันของสัปดาห์ ต่อจากนั้นทำการพยากรณ์ค่าความผันผวนของดัชนีตลาดหลักทรัพย์ ด้วยแบบจำลองกราฟและ Markov Regime Switching ซึ่งผลการพยากรณ์สามารถบอกได้ว่า ในวันศุกร์ของทุกสัปดาห์จะมีความผันผวนมากกว่าวันอื่นๆ โดยยืนยันการพยากรณ์ด้วยค่าทางสถิติต่างๆ Sutheebanjard [3] ใช้ศาสตร์ของปัญญาประดิษฐ์ในการคำนวณเชิงวิวัฒนาการ เรียกว่า ยุทธศาสตร์เชิงวิวัฒนาการ (Evolution Strategies) เพื่อทำการพยากรณ์ตลาดหุ้นไทย ผลลัพธ์ที่ได้คือค่าของค่าเฉลี่ยเปอร์เซ็นต์ความผิดพลาดสัมบูรณ์ (MAPE) มีค่าน้อยกว่า 1 และผู้วิจัยได้นำผลที่ได้ไปเปรียบเทียบกับงานเดิมซึ่งงานเดิมค่าของ ค่าเฉลี่ยเปอร์เซ็นต์ความผิดพลาดสัมบูรณ์ (MAPE) มีค่าน้อยกว่า 2 [4] Akbar [6] ใช้วิธีการพยากรณ์ด้วย ANFIS Model ด้วยการตั้งเป้าสำหรับการพยากรณ์เพื่อการประมาณการการลงทุนในตลาดหุ้น การลดอัตราความเสี่ยงและเพิ่มความถูกต้องในการลงทุน ในการพัฒนา ANFIS Model มีการนำเอา Fuzzy System เข้ามาช่วยในการจัดกลุ่มข้อมูลของตลาดหลักทรัพย์ เพื่อแสดงให้เห็นถึงประสิทธิภาพของอัลกอริทึม จึงทำการเปรียบเทียบกับวิธีการ Artificial Neural Network, Fuzzy C-Mean และ ANFIS ที่ไม่มีการจัดกลุ่ม ผลที่ได้ค่า RMSE จาก ANFIS ที่พัฒนาขึ้น

มีค่าน้อยกว่าวิธีการอื่นๆ Phaisarn [7] ใช้วิธีการโคร่งข่ายประสาทเทียมแบบการส่งค่าย้อนกลับ (back propagation) เพื่อทำการพยากรณ์ดัชนีของตลาดหลักทรัพย์แห่งประเทศไทย โดยวัดค่าของ MSE และค่าความผิดพลาดของดัชนีตลาดหุ้นมีค่าน้อยกว่า 2% Hector [8] ใช้การทำงานร่วมกันของระบบตรรกศาสตร์คลุมเครือชนิดที่ 1 และ 2 เช่นการใช้ระบบตรรกศาสตร์คลุมเครือชนิดที่ 1 ในการกำหนดค่าของ linguistic parameter แล้วทำการแปลง linguistic parameter นั้นไปเป็นระบบตรรกศาสตร์แบบคลุมเครือชนิดที่ 2 ซึ่งผลลัพธ์ที่ออกมาชี้ให้เห็นว่าระบบตรรกศาสตร์แบบคลุมเครือชนิดที่ 2 มีค่าทางสถิติที่ดีกว่า อย่างไรก็ตาม จากงานวิจัยที่ได้กล่าวมาแล้วในข้างต้นนั้น ต่างก็ใช้วิธีการที่มีการใช้งานอย่างแพร่หลาย อาจจะมีการปรับปรุงไม่มากนัก แต่ค่าที่ได้จากการพยากรณ์ต่างก็ยังให้ค่า RMSE ที่มากอยู่เหมือนเดิม

สำหรับในงานวิจัยนี้ผู้วิจัยนำเสนอวิธีการพัฒนาขั้นตอนวิธีแบบผสมผสานเชิงสามัญสำนึกด้วยขั้นตอนวิธีเชิงพันธุกรรมและการเคลื่อนที่ของกลุ่มอนุภาคเพื่อสอนให้ตรรกศาสตร์แบบคลุมเครือชนิดที่ 2 (ITFS2HH) ทำการพยากรณ์อนุกรมเวลาของตลาดหลักทรัพย์แห่งประเทศไทย โดยมุ่งให้ผลพยากรณ์ที่ใกล้เคียงกับค่าที่เป็นตามความเป็นจริงให้มากที่สุด วัดด้วยค่า RMSE ที่น้อยภายใต้ข้อจำกัดของการมีจำนวนฟังก์ชันการเป็นสมาชิกน้อยและค่าพารามิเตอร์ที่เหมาะสม

2. วรณกรรมที่เกี่ยวข้อง

2.1 ขั้นตอนวิธีเชิงพันธุกรรม (Genetic Algorithm: GA)

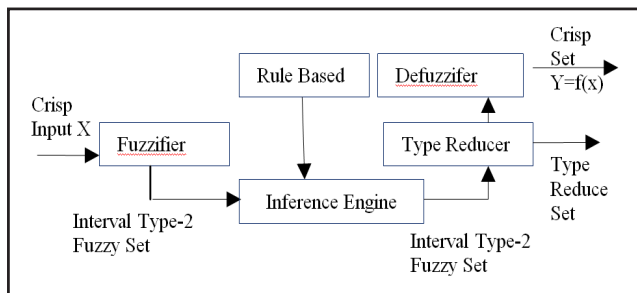
ขั้นตอนวิธีเชิงพันธุกรรมเป็นการค้นหาคำตอบโดยประมาณของปัญหา ซึ่งอาศัยหลักของทฤษฎีวิวัฒนาการจากชีววิทยา และการคัดเลือกตามธรรมชาติ เพื่อแก้ปัญหาหาค่าที่เหมาะสมที่สุด โดยการแทนคำตอบที่มีอยู่ในลักษณะของ โครโมโซม (chromosome) สรุปลักษณะของ GA จะประกอบไปด้วย 4 ส่วนคือ 1) ประชากรของกลุ่มคำตอบแต่ละชุด ซึ่งแต่ละชุดจะแสดงค่าที่เป็นไปได้ของคำตอบที่ต้องการ 2) ค่าที่เหมาะสม (fitness function) ซึ่งเป็นค่าที่ได้จากการประเมินของกลุ่มคำตอบแต่ละกลุ่มว่าเป็นค่าที่ต้องการหรือไม่ต้องการ 3) วิธีการคัดเลือก (selection



function) คือวิธีการตัดสินใจว่าจะทำการหีบกลุ่มคำตอบที่ดีจากกลุ่มประชากรในปัจจุบัน เพื่อจะใช้ในการสร้างกลุ่มประชากรใหม่ และ 4) ตัวปฏิบัติการทางพันธุกรรม (genetic operator) เช่น การไขว้เปลี่ยน (crossover) และการกลายพันธุ์ (mutation) เพื่อเป็นการสร้างพื้นที่ใหม่ที่ใช้สำหรับการสร้างกลุ่มประชากรใหม่ [9] ซึ่งวิธีการขั้นตอนวิธีเชิงพันธุกรรม ไม่ใช่เรื่องใหม่เพราะมีการพัฒนามาตั้งแต่ปี 1965 และงานวิจัยต่างๆ ก็ได้นำไปประยุกต์ใช้พร้อมทั้งพัฒนาอย่างต่อเนื่อง แต่ก็มีข้อจำกัดของการพัฒนาทำให้ผลที่ได้ไม่ค่อยเป็นที่น่าพอใจนักในปัจจุบัน เพราะข้อมูลในปัจจุบันมีขนาดใหญ่และซับซ้อนมากขึ้น [10]

2.2 การเคลื่อนที่ของกลุ่มอนุภาค (Particle Swarm Optimization: PSO)

PSO นับเป็นอัลกอริทึมที่พัฒนาต่อมาจาก GA ซึ่งได้รับการพัฒนาในราวปี 1995 การทำงานของ PSO เลียนแบบจากพฤติกรรมทางสังคมของสิ่งมีชีวิต เช่นการเคลื่อนที่ของฝูงนกที่มักออกหาอาหารพร้อมๆ กันเป็นฝูง นกแต่ละตัวจะทำหน้าที่ในการบินค้นหาอาหารและอาจย้ายถิ่นที่อยู่ไปพร้อมๆ กัน นกจะสื่อสารกันในกลุ่มเพื่อแลกเปลี่ยนข้อมูลระหว่างกัน ทั้งนี้กแต่ละตัวจะเปรียบเสมือนอนุภาคย่อยที่ประกอบไปด้วยเวกเตอร์สองเวกเตอร์ คือเวกเตอร์ระบุตำแหน่ง (location) และเวกเตอร์ระบุความเร็วในการบิน (velocity) สามารถแสดงด้วยสมการ ซึ่งแสดงอยู่ในวิธีดำเนินการวิจัย [8]



ภาพที่ 1 Interval Type-2 Fuzzy System

2.3 ระบบตรรกศาสตร์แบบคลุมเครือชนิดที่ 2

ภาพที่ 1 แสดงแผนภาพการทำงานของระบบตรรกศาสตร์คลุมเครือชนิดที่ 2 ซึ่งแผนภาพจะคล้ายกับระบบตรรกศาสตร์คลุมเครือชนิดที่ 1 แต่จะมีข้อแตกต่างตรงที่แบบที่ 2 มีการนำเอาการประมวลผลค่านำออกมาเพิ่มต่อจากส่วนที่แปลงค่า นำออกให้อยู่ในช่วงที่เหมาะสม (Defuzzification)

จากภาพที่ 1 ในส่วนของการประมวลผลค่านำออก ในระบบตรรกศาสตร์คลุมเครือชนิดที่ 2 จะประกอบไปด้วย 2 ขั้นตอนคือ ขั้นตอนของ Type reducer block และ Defuzzifier block โดย Type reducer block คือการจับคู่ระหว่าง type-2 fuzzy set ไปเป็น type-1 fuzzy set แล้วทำการ defuzzification ต่อจากนั้นก็ทำการแปลงไปเป็นค่าของ crisp output [6]

2.4 ตลาดหลักทรัพย์แห่งประเทศไทย (The Stock Exchange of Thailand – SET)

ตลาดหลักทรัพย์แห่งประเทศไทยจัดตั้งขึ้นเมื่อวันที่ 30 เมษายน พ.ศ. 2518 ตามพระราชบัญญัติตลาดหลักทรัพย์แห่งประเทศไทย พ.ศ. 2517 อยู่ภายใต้การกำกับดูแลของสำนักงานคณะกรรมการกำกับหลักทรัพย์และตลาดหลักทรัพย์ (ก.ล.ต.) ทำหน้าที่เป็นตลาดรอง เพื่อแลกเปลี่ยนซื้อขายตราสารทุนของบริษัทต่างๆ ที่ขึ้นทะเบียนไว้ และเพื่อให้สามารถระดมเงินทุนเพิ่มเติมจากสาธารณะได้โดยสะดวก ปัจจุบันการดำเนินงานของตลาดหลักทรัพย์ของไทยอยู่ภายใต้พระราชบัญญัติหลักทรัพย์และตลาดหลักทรัพย์ พ.ศ. 2535 [2]

3. วิธีการดำเนินการวิจัย

ในการพัฒนาขั้นตอนวิธีแบบผสมผสานเชิงสามัญสำนึกด้วยขั้นตอนวิธีเชิงพันธุกรรม และการเคลื่อนที่ของกลุ่มอนุภาคเพื่อหาค่าพารามิเตอร์ที่เหมาะสมของตรรกศาสตร์แบบคลุมเครือชนิดที่ 2 (ITFS2HH) เพื่อให้ได้ค่านำออกที่เป็นค่าการพยากรณ์อนุกรมเวลาของตลาดหลักทรัพย์แห่งประเทศไทย ที่ใกล้เคียงกับค่าที่เป็นตามความเป็นจริงให้มากที่สุด ด้วยค่าของ RMSE ที่น้อยที่สุด ดังนั้นผู้วิจัยได้นำเสนอกรอบงานของ ITFS2HH ดังมีรายละเอียด ในภาพที่ 2 จากคำสั่งเทียม (pseudo code) ตามภาพที่ 2 สามารถอธิบายเป็นลำดับขั้นตอนการทำงานโดยแบ่งได้เป็นจำนวน 5 ขั้นตอนดังนี้

1) ทำการจัดกลุ่มของข้อมูล เพื่อหากฎฟัซซี โดยใช้วิธีการจัดกลุ่มแบบฟัซซี ซีมีน (Fuzzy C-Means) ซึ่งมีสมการการคำนวณความเป็นสมาชิก U ของข้อมูลทุกตัวดังสมการที่ 1

$$U_{ij} = \frac{1}{\sum_{k=1}^c \left(\frac{d_{ij}}{d_{kj}} \right)^{\frac{2}{m-1}}} \quad (1)$$



- Load SET dataset
- Initialize the centering of data and rule base from data clustering using Fuzzy C-mean
- Create a random initial population (Chrom)

[iter=0]

Repeat

- Evaluate each individual in the population using the fitness (Eq. 5)
- Order the population
- Select two chromosome better fitness for crossover 50% and mutation 1% (Eq. 8 and 9)
- Acceptation place new offspring and replace use new generated population

Until (iter ≥ maximum number of generation)

- Create particle from best individual from GA 20% and random particle 80%
- Calculate fitness (Eq.5) for each particle

[iter=0]

Repeat

If (fitness > pBest)

- Assign current fitness as new pBest

Else

- Keep previous pBest

End if

- Assign best particle's pBest to gBest
- Calculate velocity (Eq. 6) used (Eq. 8 and 9.) for inertia and updated location (Eq. 7)
- Select two chromosome better fitness for crossover 50% and mutation 3% (Eq. 8 and 9)
- Acceptation place new offspring and replace use new generated population

Until (iter ≥ maximum number of generation)

- Best individual minimum fitness (Eq.5)

ภาพที่ 2 คำสั่งเทียมแสดงขั้นตอนวิธีแบบผสมผสานเชิงสามัญสำนึกด้วยขั้นตอนวิธีเชิงพันธุกรรม และการเคลื่อนที่ของกลุ่มอนุภาคเพื่อหาค่าพารามิเตอร์ที่เหมาะสมของตรรกศาสตร์แบบคลุมเครือชนิดที่ 2

เมื่อ m คือระดับความเป็นสมาชิก C คือจำนวนกลุ่ม, d_{ij} คือการคำนวณระยะระหว่างกลุ่ม i กับข้อมูล j ตามสูตรของ Euclidean Distance

$$d_{ij} = \|c_i - x_j\| \quad (2)$$

c_i คือ ตัวแทนของกลุ่มที่ i , x_j คือข้อมูลตัวที่ j สมการคำนวณค่าดัชนีวัดความผิดพลาด

min objective function และจัดข้อมูลเข้ากลุ่ม คือ

$$J_m = \sum_{i=1}^c \sum_{j=1}^n U_{ij}^m \|c_i - x_j\|^2, 1 \leq m < \infty \quad (3)$$

และสมการการคำนวณตัวแทนของกลุ่มใหม่ คือ

$$c_i = \frac{\sum_{j=1}^n U_{ij}^m x_j}{\sum_{j=1}^n U_{ij}^m} \quad (4)$$

2) ทำการสุ่มประชากรและกำหนดโครโมโซม (chromosome) ของฝูง (swarm) และ กลุ่ม (particle) เพื่อหา position และ velocity ดั่งมีโครโมโซมดังนี้

$$Chrom = [IL, IM, R]$$

โดยที่ $IL = [IL_1, IL_2, \dots, IL_n]$ คือเซตของ interval linguistic variable, $IM = [im_{11}, im_{12}, \dots, im_n, IL_n]$ คือเซตของ interval membership function parameter ของ interval linguistic variable, $R = [R_1, R_2, \dots, R_{IL_1, IL_2, \dots, IL_n}]$ คือ fuzzy rule และ R_1 คือ ตัวเลขที่เป็นจำนวนเต็มที่ได้จากการสร้าง fuzzy rule ของแต่ละมิติใน linguistic variable ดังแสดงใน ตารางที่ 1

ตารางที่ 1 ตารางแสดงการกำหนดค่าเริ่มต้นของ ฟังก์ชันการเป็นสมาชิก สำหรับตัวแปร (Linguistic Variable) 5 ตัวแปร

Linguistic Index	Linguistic Terms
1	Very Low
2	Low
3	Medium
4	High
5	Very High

3) กำหนดสมการในการหาค่าของ Fitness Function โดยใช้ ค่าความคลาดเคลื่อนของรากกำลังสองเฉลี่ย (Root Mean Square Error (RMSE)) ดั่งมีสมการดังนี้

$$RMSE = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (X_{obs,i} - X_{model,i})^2}{n}} \quad (5)$$



โดยที่ X_{obs} คือค่าที่ได้จากการสังเกต X_{model} คือค่าที่ได้จาก
แม่แบบในเวลา i

4) คัดเลือกกลุ่มประชากรของฝูง ด้วยการใช้วิธีการของ
ขั้นตอนวิธีเชิงพันธุกรรม ด้วยอัตราการแลกเปลี่ยนยีน
(crossover) ที่ 50% และ อัตราการกลายพันธุ์ (mutation)
ที่ 1% จะทำให้ได้ประชากรที่เป็นชนชั้นนำ (elite) จากนั้น
นำประชากรที่เป็นชนชั้นนำเข้าร่วมกับกลุ่มประชากรทั่วไป
ในอัตราชนชั้นนำจำนวน 20% ประชากรทั่วไป 80%

5) ปรับปรุงค่าของ position และ velocity ของกลุ่ม
ประชากร พร้อมทั้งปรับปรุงคุณภาพของกลุ่มประชากรด้วย
การใช้การกระทำของขั้นตอนวิธีเชิงพันธุกรรม ด้วยอัตราการ
แลกเปลี่ยนยีน 50% การกลายพันธุ์ที่ 3% ซึ่งสมการมีดังนี้

$$V_{i, (t+1)} = w V_{i, (t)} + c_1 r_1 (P_i - x_{i, (t)}) + c_2 r_2 (P_g - x_{i, (t)}) \quad (6)$$

$$X_{i, (t+1)} = x_{i, (t)} + V_{i, (t+1)} \quad (7)$$

โดยที่ P_i คือ $pbest$, P_g คือ $gbest$, c_1 , c_2 คือค่าคงที่ของ
ความเร่ง (acceleration) ที่มีช่วงอยู่ระหว่าง $[0, 2]$, r_1 , r_2 คือ
ค่าตัวเลขที่ได้จากการสุ่มของตัวเลข $[0, 1]$ และ w คือค่าที่
ได้จากการถ่วงน้ำหนักของความเฉื่อย (inertia) ซึ่งได้จาก
สมการของ Chaotic inertia weight ดังสมการ

$$w = (w_1 - w_2) \times \frac{Max_{iter} - iter}{Max} + w_2 \times z \quad (8)$$

$$z = 4 \times z \times z \times (1-z) \quad (9)$$

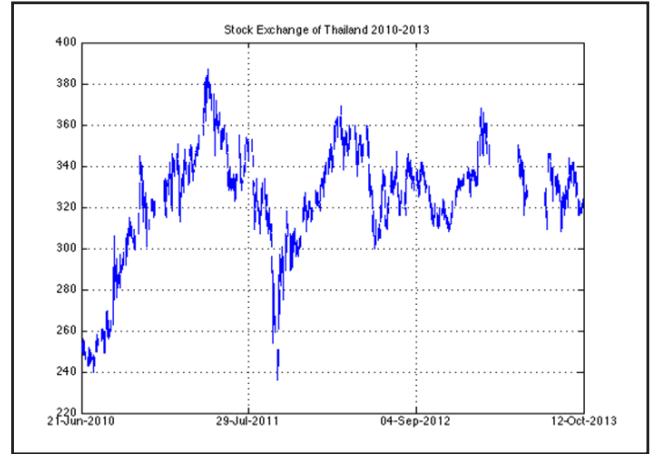
โดยที่ $w_1=0.9$, $w_2=0.4$ และ z คือค่าที่ได้จากการสุ่ม
ระหว่าง $0...1$

4. ผลการทดลอง

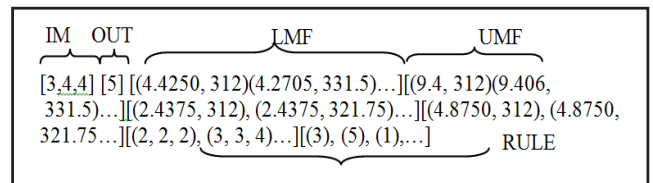
จากการพัฒนา ITFS2HH เพื่อการพยากรณ์อนุกรมเวลา
ของตลาดหลักทรัพย์แห่งประเทศไทยสามารถอธิบาย ได้
ดังนี้คือ

4.1 ข้อมูล

ผู้วิจัยได้ใช้ข้อมูลของตลาดหลักทรัพย์แห่งประเทศไทย
[9] ซึ่งเป็นข้อมูลการซื้อขายหลักทรัพย์เกี่ยวกับน้ำมัน
ตั้งแต่ปี ค.ศ. 2010-2013 ดังแสดงในภาพที่ 3 โดยใน
การวิจัย ผู้วิจัยได้แบ่งข้อมูลสำหรับใช้ในการฝึกสอนจำนวน
456 วัน โดยเริ่มตั้งแต่เดือนกรกฎาคมปี 2010 จนถึงเดือน



ภาพที่ 3 Stock Exchange of Thailand 2010-2013



ภาพที่ 4 ITFS2HH System

กรกฎาคมปี 2012 เพื่อที่จะใช้สำหรับทดสอบและพยากรณ์
ข้อมูลในปี 2012-2013 เป็นจำนวน 300 วัน โดยเริ่มตั้งแต่
เดือนเมษายนปี 2012 จนถึงเดือนพฤศจิกายนปี 2013

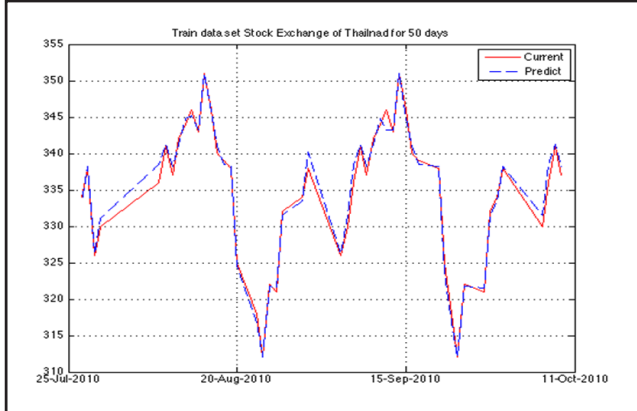
4.2 ผลการทดลอง

ผู้วิจัยได้ใช้ขั้นตอนวิธีแบบผสมผสานเชิงสามัญสำนึก
(ITFS2HH) และใช้เครื่อง MacBook Pro Intel Core 2 Duo
CPU, speed 2.66 Ghz, ram 4.00 GB, Mac Os ทำการทดลอง
ข้อมูลที่เป็นการสอน (training set) หาจำนวน รอบ (generation)
ที่เหมาะสมที่ทำให้ค่าทำนายที่พยากรณ์ได้ตรงกับค่าที่เป็น
ตามความเป็นจริง ด้วยค่า RMSE ที่น้อยที่สุด พบว่าจำนวน
50 รอบให้ค่าที่เหมาะสมที่สุด โดยมีค่า RMSE=0.03982 และ
เมื่อนำข้อมูลการสอบ (test set) มาทำการทดสอบจะได้ค่า
RMSE=0.05174 ซึ่งทำให้ได้ระบบ ตรรกศาสตร์แบบ
คลุมเครือชนิดที่ 2 ที่มีค่าพารามิเตอร์ที่เหมาะสมดังแสดงใน
ภาพที่ 4 ในส่วนของภาพที่ 5 และ 6 แสดงตัวอย่างการ plot
กราฟจำนวน 50 วันเพื่อแสดงให้เห็นว่าค่าที่พยากรณ์ได้มี
ค่าที่ใกล้เคียงกับค่าที่ตรงตามความเป็นจริง ภาพที่ 7 แสดง
ฟังก์ชันของการเป็นสมาชิกจากการหาค่าที่เหมาะสมของ
ITFS2HH และตารางที่ 2 แสดงผลของการเปรียบเทียบ
ITFS2HH ในแต่ละรุ่น

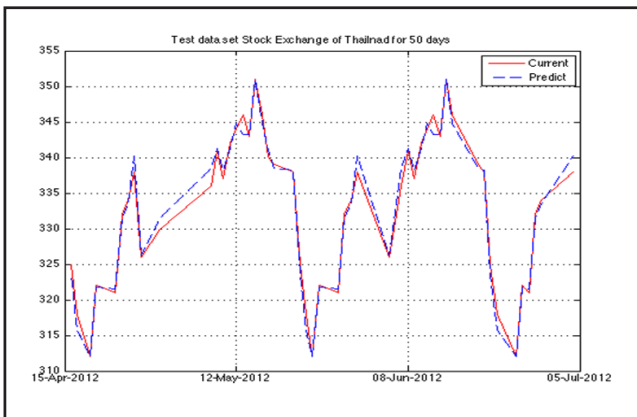


ตารางที่ 2 แสดงค่าที่ได้จากการพยากรณ์ของ ITFS2HH

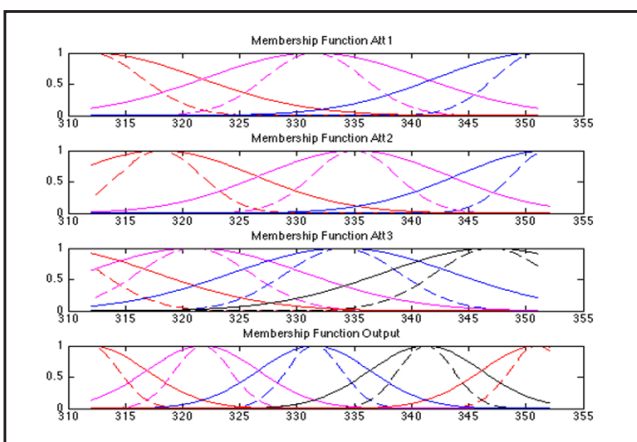
Method	Gen	Times/ Hr.	Num of Rule	RMSE	MSE
ITFS2HH	10	6	10	0.07306	0.005337
ITFS2HH	30	12	10	0.05913	0.003496
ITFS2HH	50	24	10	0.03982	0.001585



ภาพที่ 5 ITFS2HH Training set, RMSE=0.03982



ภาพที่ 6 ITFS2HH Test set, RMSE=0.05174



ภาพที่ 7 แสดง Membership function ที่ได้จากการหาค่าที่เหมาะสมของ ITFS2HH

จากผลการทดลองที่ได้จากการพยากรณ์ด้วยเทคนิค ITFS2HH ผู้วิจัยได้ทำการเปรียบเทียบผลที่ได้กับวิธีการอื่นๆ ซึ่งผลที่ได้จากการเปรียบเทียบจะเห็นได้ว่าค่าของ RMSE น้อยกว่า หรือใกล้เคียงกับวิธีการอื่นๆ ดังแสดงในตารางที่ 3

ตารางที่ 3 ผลที่ได้จาก IT2FHH เปรียบเทียบกับวิธีการอื่น

Method	RMSE
(1+1)ES[4]	7.44916
Meesad and Srikhacha [5]	4.04165
BPNN [6]	15.61025
ANFIS Type-I	0.02371
ITFS2HH	0.03982

5. บทสรุป

งานวิจัยนี้นำเสนอ ITFS2HH สำหรับการพยากรณ์อนุกรมเวลาของตลาดหลักทรัพย์แห่งประเทศไทย ผลวิจัยพบว่า ระบบให้ค่า RMSE เท่ากับ 0.03982 ถึงแม้ว่าเมื่อเปรียบเทียบกับ ANFIS Type-I แล้วจะมีค่ามากกว่าอยู่เล็กน้อย เป็นเพราะว่าค่าพารามิเตอร์ของ ANFIS มีความเหมาะสมมากกว่าเช่นค่าพารามิเตอร์ของความเป็นสมาชิก จึงเป็นแนวทางให้สามารถพัฒนาให้ดีขึ้นโดยการปรับค่าต่างๆ เช่น ค่าสมการของความเฉื่อย ค่าพารามิเตอร์ของความเป็นสมาชิก และการกลายพันธุ์ในรูปแบบของสมการอื่น หรืออาจจะมีการหาจำนวนกฎที่เหมาะสมที่น้อยที่สุด นอกจากนี้ ข้อมูลที่ใช้ในการพยากรณ์ อาจจะนำเอาปัจจัยอื่นๆ เข้ามาร่วมในการพยากรณ์ เช่น ข้อมูลจากตลาดหลักทรัพย์อื่นๆ ผลกระทบทางการเมือง เป็นต้น

6. เอกสารอ้างอิง

- [1] N. Sopipan, A. Sattayatham and S. Chongcharoen. "Forecasting Returns for the Stock Exchange of Thailand Index using Multiple Regression based on Principal Component Analysis." *Journal of Mathematics and Statistics*, Science Publications Online, DOI:10.3844/jmssp.2013.29.37 Vol.9, No. 1, pp. 29-37, 2013.
- [2] P. Sattayatham, N. Sopipan and B. Premanode. "Forecasting the Stock Exchange of Thailand uses Day of the Week Effect and Markov Regime Switching GRAPH." *American Journal of Economics and Business Administration*, Science Publications Online,



- Vol. 4, No. 1, ISSN 1945-5488, pp. 84-93, 2012.
- [3] P. Sutheebanjard, W. Premchaiswadi. "Forecasting the Thailand Stock Market using Evolution Strategies." *Asian Academy of Management Journal of Accounting and Finance*, Vol. 6, No. 2, pp. 85-114, 2010.
- [4] P.Sutheebanjard and W. Premchaiswadi. " Factors Analysis on Stock Exchange of Thailand (SET) Index Movement." *In Proceedings of the 7th International Conference on ICT and Knowledge Engineering* , Bangkok, Thailand, Dec., 2009.
- [5] P. Meesad and T. Srikhacha. " Universal Data Forecasting with an Adaptive Approach and Seasonal Technique." *In Proceedings of the International Conference on Intelligent Agents & Control and Automation*, 2006.
- [6] A. Esfahanipour, P. Mardani. "An AFIS Model for Stock Price Prediction: The case of Tehran Stock Exchange ." *INISTA*, pp. 44-49, 2011.
- [7] P. Sutheebanjard and W. Premchaiswadi. "Stock Exchange of Thailand Index Prediction using Back Propagation Neural Network." *Computer and Network Technology (ICCNT)*, pp. 377-380, 2010.
- [8] H. Hostos, F. Sanabria, O. Mendez and M. Melgareio, "Towards a Coevolutionary Approach for Interval Type-2 Fuzzy Modeling." *Advances inType-2 Fuzzy Logic Systems(T2FUZZ)*, pp. 23-30, 2011.
- [9] H. Ishibuchi, T.Nakashima, and T. Murata, "Three objective genetic based machine learning for linguistic rule extraction." *Information Sciences*, Vol. 136, pp. 109-133, 2001.
- [10] J. Zeng and L. Wang. "A generalized model of particle swarm optimization." *Pattern Recognition and Artificial Intelligence*, Vol. 18, pp. 685-688, 2005.
- [11] "ราคาหุ้นวันนี้ และราคาหุ้นย้อนหลัง CSL." Available Online at <http://www.panphol.com/data/index.php/page/stockprice>