Forecasting the exchange rate of the Thai Baht against the US dollar Using External Factors

การพยากรณ์อัตราแลกเปลี่ยนเงินบาทต่อเงินดอลลาร์สหรัฐโดยใช้ปัจจัยนอกเสริม

อาจารย์ที่ปรึกษาโครงงาน: ผศ.ดร.ณรรฐคุณ วิรุฬห์ศรี

นำเสนอโดย : นางสาวกุลธิดา มีก่ำ

นายกลย์ธัช วงศ์วิทยานนท์



Overview

- 1. Introducing
- 2. Theories and Literature Review
- 3. Method
- 4. Result
- 5. Conclusion





Introducing วิธีดำเนินการ

Rationale of the Study ความเป็นมาและความสำคัญ



อัตราแลกเปลี่ยนเป็นตัวแปรทางเศรษฐกิจที่สำคัญที่ส่งผลกระทบต่อ เศรษฐกิจทั้งในระดับประเทศและระดับสากล

มีปัจจัยหลายอย่างที่ส่งผลต่อการผันผวนของค่าเงิน เช่น สภาวะเศรษฐกิจ โลก, นโยบายการเงินของรัฐบาล, อัตราเงินเฟ้อ ฯลฯ





















OBJECTIVE วัตถุประสงค์



1. เพื่อศึกษาปัจจัยที่มีอิทธิพลต่ออัตราแลกเปลี่ยนเงินบาทต่อเงินดอลลาร์สหรัฐ



2.เพื่อพยากรณ์อัตราการแลกเปลี่ยนเงินบาทต่อเงินดอลลาร์สหรัฐ โดยใช้แบบจำลอง SARIMAX และ SVR

BENEFIT ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ



1. สามารถมองเห็นแนวโน้มการเปลี่ยนแปลงและนำมาวางแผนรับมือได้ดียิ่งขึ้น



2.สามารถนำแนวคิดไปประยุกต์ใช้กับค่าเงินอื่นได้หลากหลาย



3.เพิ่มโอกาสให้กับธุรกิจที่หลากหลายยิ่งขึ้น



Theories and Literature Review

แนวคิด ทฤษฎีและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง



Forecast Technique เทคนิคการพยากรณ์

ประยุกต์มาจากแบบ จำลอง ARIMA ซึ่งมีพื้น ฐานมาจากการทำ Auto Regressive (AR) การทำ Moving Average (MA) และ ้กระบวนการ Integrated (I) เป็นพื้น ฐานเริ่มต้น โดยหลังจากนั้นจะมีการ พัฒนาไปเป็นแบบจำลอง SARIMAX ต่อ ไปเพื่อทำให้การพยากรณ์มีความแม่นยำ มากยิ่งขึ้นโดยการเพิ่มตัวแปรภายนอก และเพิ่มความเป็น Seasonality

Support Vector Regression เป็นเทคนิค ที่ใช้วิธีการของ Support Vector Machine (SVM) มา วิเคราะห์ความถดถอยระหว่าง Input vector และ Output variable ซึ่งนำมา ใช้กับการพยากรณ์อนุกรมเวลาได้ โดย เปลี่ยนการจำแนกคลาสด้วย SVM เป็นการ ทำนายค่าด้วย SVR โดยมีเป้าหมาคือ ต้องการค้นหาความสัมพันธ์เชิงเส้นระหว่าง Input vector ในมิติขนาด n (x \in R^n) และ Output variable ($y \in R$)

Accuracy การประเมินค่า การพยากรณ์

ค่ารากที่สองของค่าความคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (Root Mean Squared Error : RMSE)

$$RMSE = \sqrt{\frac{1}{n}\sum_{t=1}^{n}(y_t - \widehat{y_t})^2}$$

Accuracy

ค่าความคลาดเคลื่อนสัมบูรณ์เฉลี่ย (Mean Absolute Error : MAE)

$$MAE = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^{n} |y_t - \widehat{y_t}|$$

ค่าสัมบูรณ์ของเปอร์เซ็นต์ของความคลาดเคลื่อน (Mean Absolute Percentage Error : MAPE)

$$MAPE = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^{n} \left| \frac{y_t - \widehat{y_t}}{y_t} \right|$$

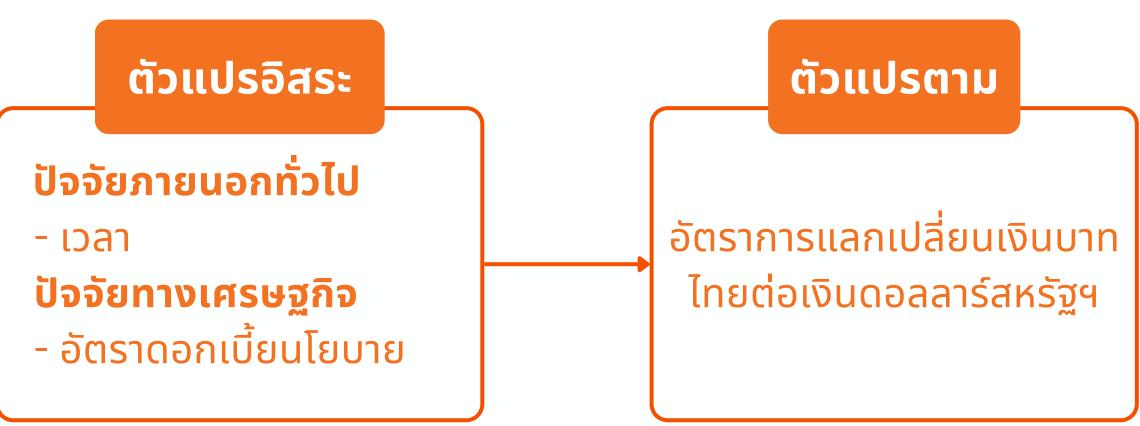
Literature Review งานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

ชื่อ วิธีใช้ ผู้แต่ง ผลการวิเคราะห์ ระยะเวลา ตรวจสอบ ปัจจัยที่กำหนดอัตราแลกเปลี่ยนระหว่าง ประวีณา ศาลิคุปต และ MRA correlation กิตติพันธ์ คงสวัสดิ์เกียรติ เงินบาทกับดอลล่าร์สหรัฐอเมริกา การพยากรณ์อัตราแลกเปลี่ยนเงินบาท Random walk, RMSE, Mean ARIMA, Support ต่อดอลลาร์สหรัฐด้วยเทคนิคซัพพอร์ต ARIMA, Support วัลลภ คุ้มประดิษฐ์ Directional วัน **Vector Machines** เวกเตอร์แมชชีน **Vector Machines** Accuracy การพยากรณ์อัตราแลกเปลี่ยนเงินตรา ธนศักดิ์ ท่อนโพธิ์ วัน SARIMAX, ANN **RMSE** SARIMAX โดยใช้ SARIMAX กับ ANN

Theories and Literature Review



Literature Scope กรอบแนวคิดการวิจัย

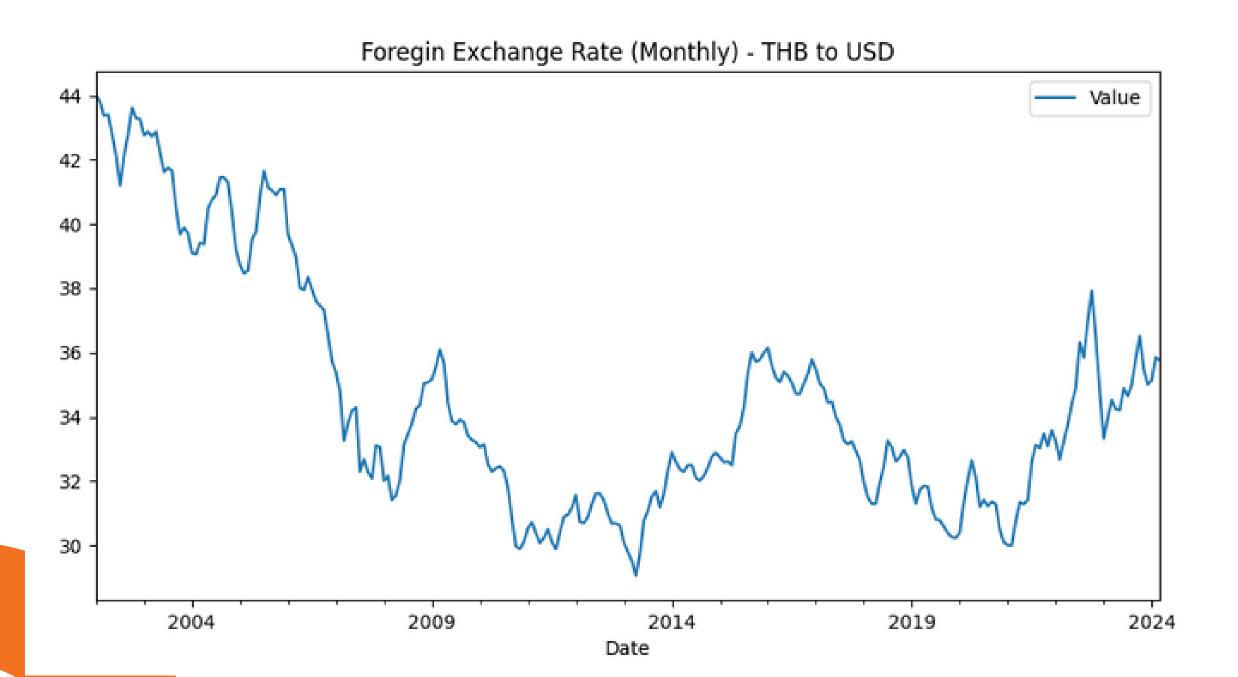




Method วิธีดำเนินการ

Data ข้อมูลที่ใช้ในการดำเนินการ

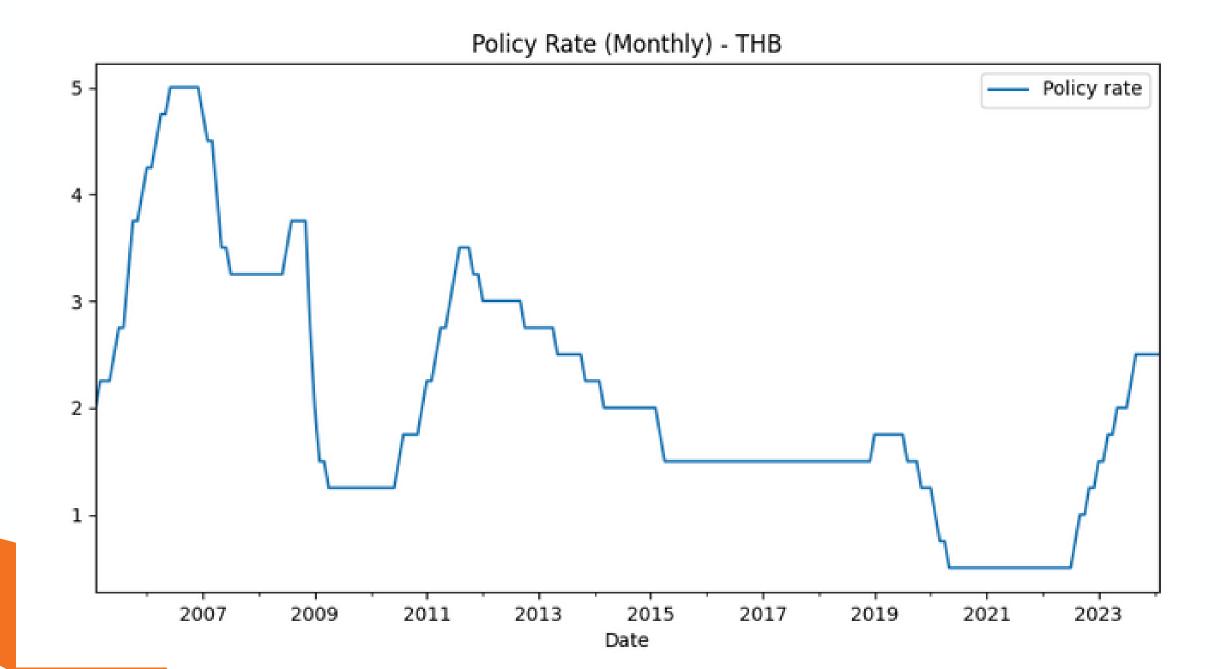
ข้อมูลอัตราแลกเปลี่ยนเงินบาทต่อ ดอลลาร์สหรัฐ ตั้งแต่ ก.พ. 2548 – มี.ค. 2567



Date	Value
1/2/2005	38.355
2/2/2005	38.49
3/2/2005	38.45
•••	•••
29/2/2024	35.915

Data ข้อมูลที่ใช้ในการดำเนินการ

ข้อมูลอัตราดอกเบี้ยนโยบาย ตั้งแต่ ก.พ. 2548 – ก.พ. 2567





Date	Policy Rate
1/2/2005	2
2/2/2005	2
3/2/2005	2
•••	•••
29/2/2024	2.5

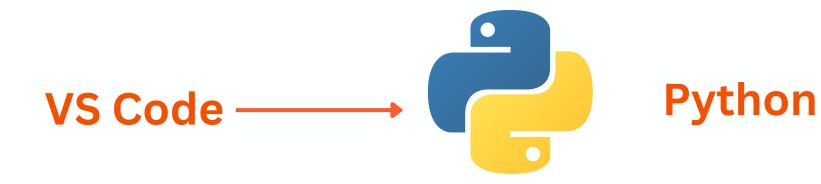
Analysis tools เครื่องมือที่ใช้ในการวิเคราะห์ข้อมูล

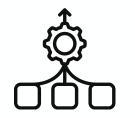


Excel

ใช้สำหรับจัดเตรียมข้อมูลและ วิเคราะห์ทางสถิติเบื้องต้น

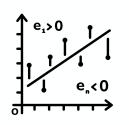






SARIMAX Model

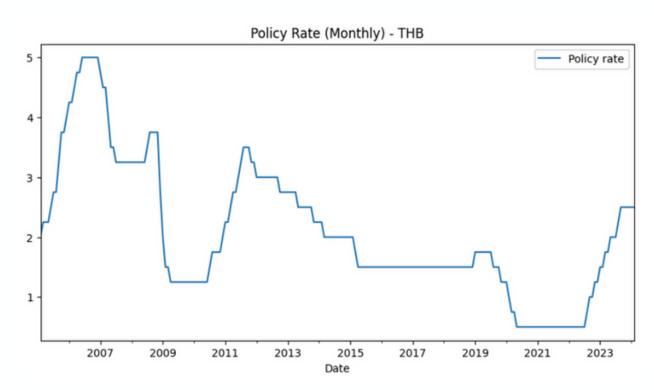
Funtion auto.arima(), SARIMAX()

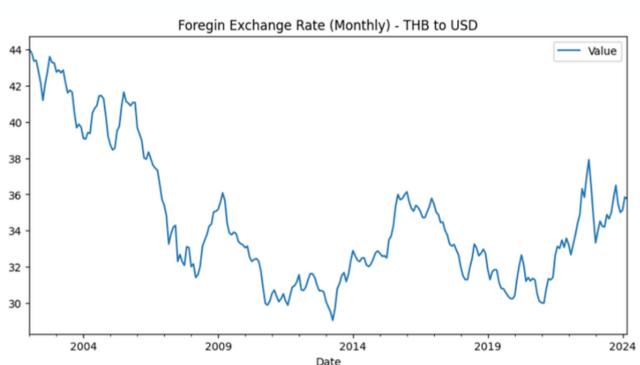


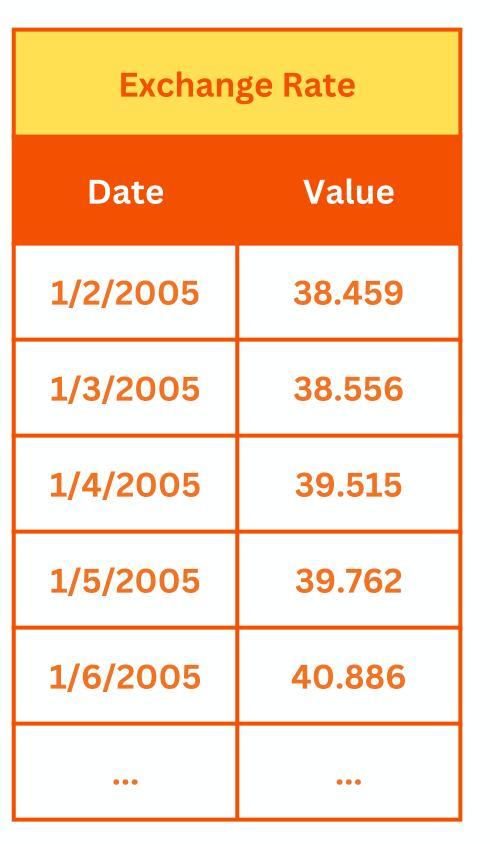
SVR Model

Funtion SVR()

Data Processing ปรับข้อมูลให้เป็นรายเดือน





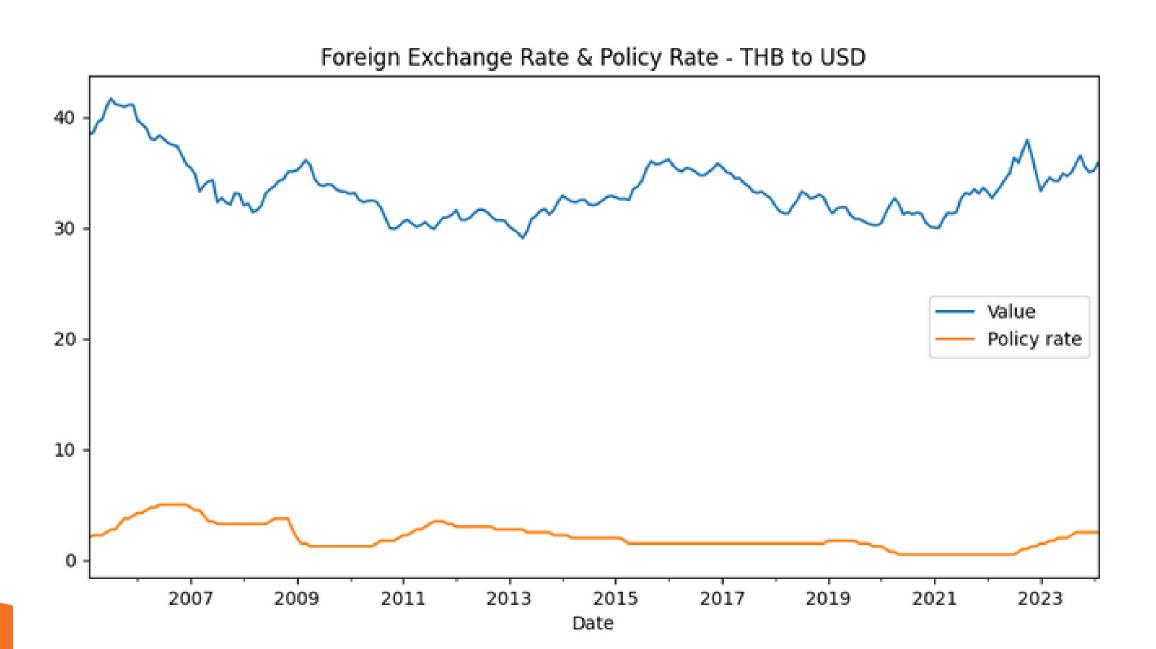




Policy Rate			
Date Policy Rate			
1/2/2005	2.00		
1/3/2005	2.25		
1/4/2005	2.25		
1/5/2005	2.25		
1/6/2005	2.50		
•••	•••		

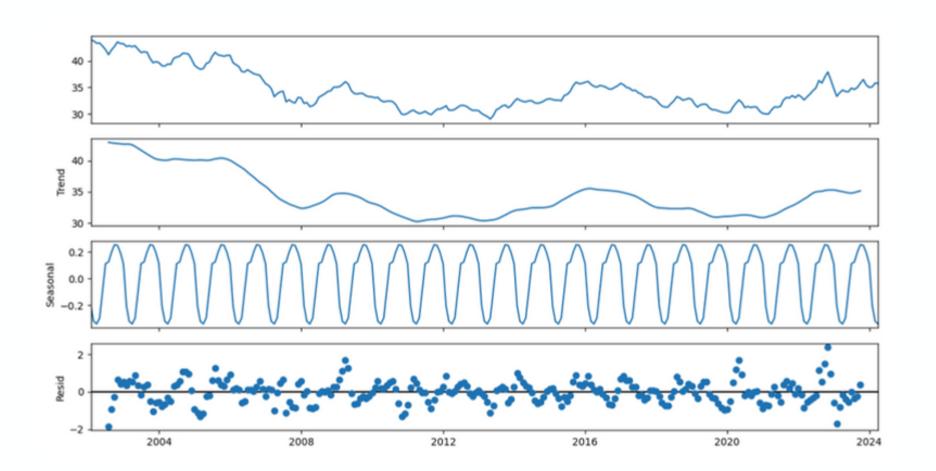


Merge Data ข้อมูลที่ใช้ในการดำเนินการ



Date	Value	Policy Rate
1/2/2005	38.459	2.00
1/3/2005	38.556	2.25
1/4/2005	39.515	2.25
1/5/2005	39.762	2.25
1/6/2005	40.886	2.50
•••	•••	•••

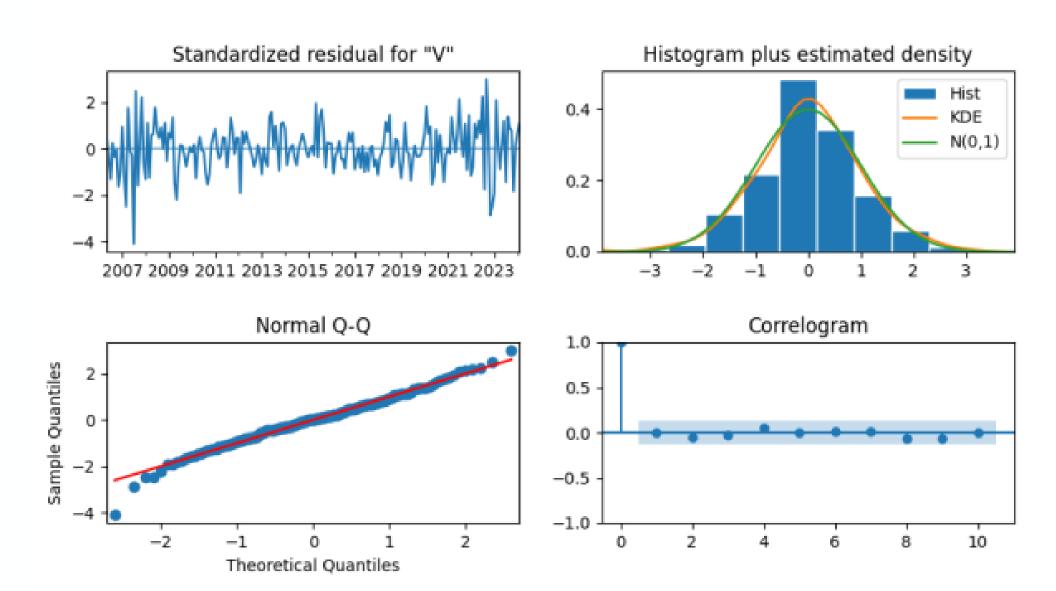
Decomposition Method การแยกส่วนองค์ประกอบของข้อมูล





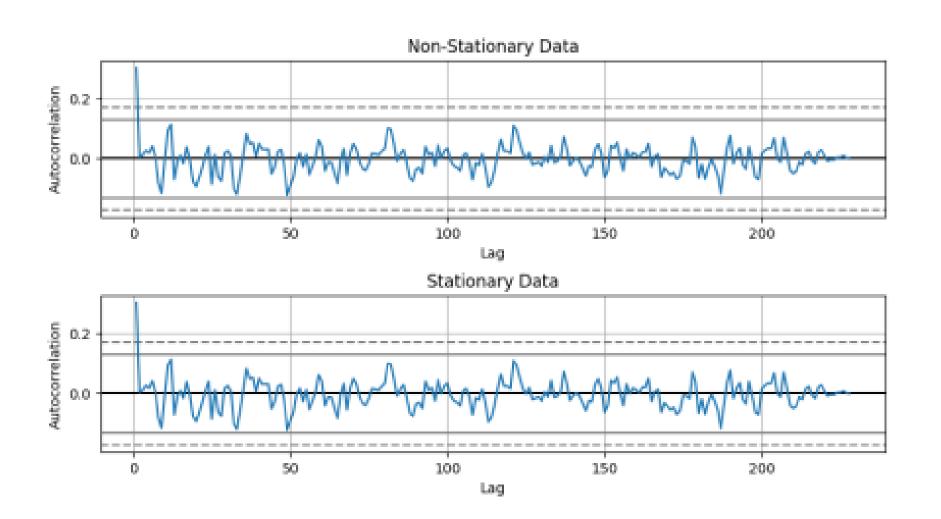
จากภาพพบว่า ชุดข้อมูลมีรูปแบบอิทธิพล ของฤดูกาลอยู่ จึงเลือกใช้แบบจำลองที่ เหมาะสมกับข้อมูลที่มีฤดูกาล

Normality Test ทดสอบการแจงแจงปกติของค่าคลาดเคลื่อนของข้อมูล



จากกราฟ Normal Q-Q plot จะพบว่าค่า คลาดเคลื่อนเข้าใกล้เส้นกลาง จึงสรุปได้ว่า ค่าคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปกติ

Unit Root Test ตรวจสอบความนิ่งของข้อมูล





ค่า ADF ที่ได้จากการทำ Unit Root Test มีค่า p-value < 0.05 แสดงว่าชุดข้อมูลมีลักษณะนิ่ง (Stationary)



Result ผลการดำเนินงาน

Prediction of Policy Rate ผลการพยากรณ์ดอกเบี้ยนโยบาย



ผลการพยากรณ์ 3 ช่วงเวลาสำหรับการพยากรณ์อัตราดอกเบี้ยนโยบาย

จำนวนวันพยากรณ์ล่วงหน้า	ค่าจริง	ค่าพยากรณ์
1	0.5000	0.7069
2	0.5000	0.3880
3	0.5000	0.4607

ค่าความคลาดเคลื่อนที่ได้จากแบบจำลอง

จำนวนวันพยากรณ์ล่วงหน้า	RMSE	MAPE
3 เดือน	0.10230	5.34 %

Prediction of SARIMAX ผลการพยากรณ์ของแบบจำลอง SARIMAX



ในการหาระดับที่เหมาะสมกับแบบจำลอง ได้ทำการทดลองและตรวจสอบค่า BIC ที่มีค่าต่ำที่สุด พบว่าแบบ จำลองที่ให้ค่า BIC ต่ำที่สุดคือ SARIMAX(0,1,1)(1,0,1)12 ซึ่งมีค่า BIC เท่ากับ -239.838

ทำการพยากรณ์ด้วยระดับเดียวกันในการพยากรณ์ 1 ช่วงเวลา สำหรับไม่ใช้ปัจจัยภายนอกเสริม ได้ค่าดังตาราง

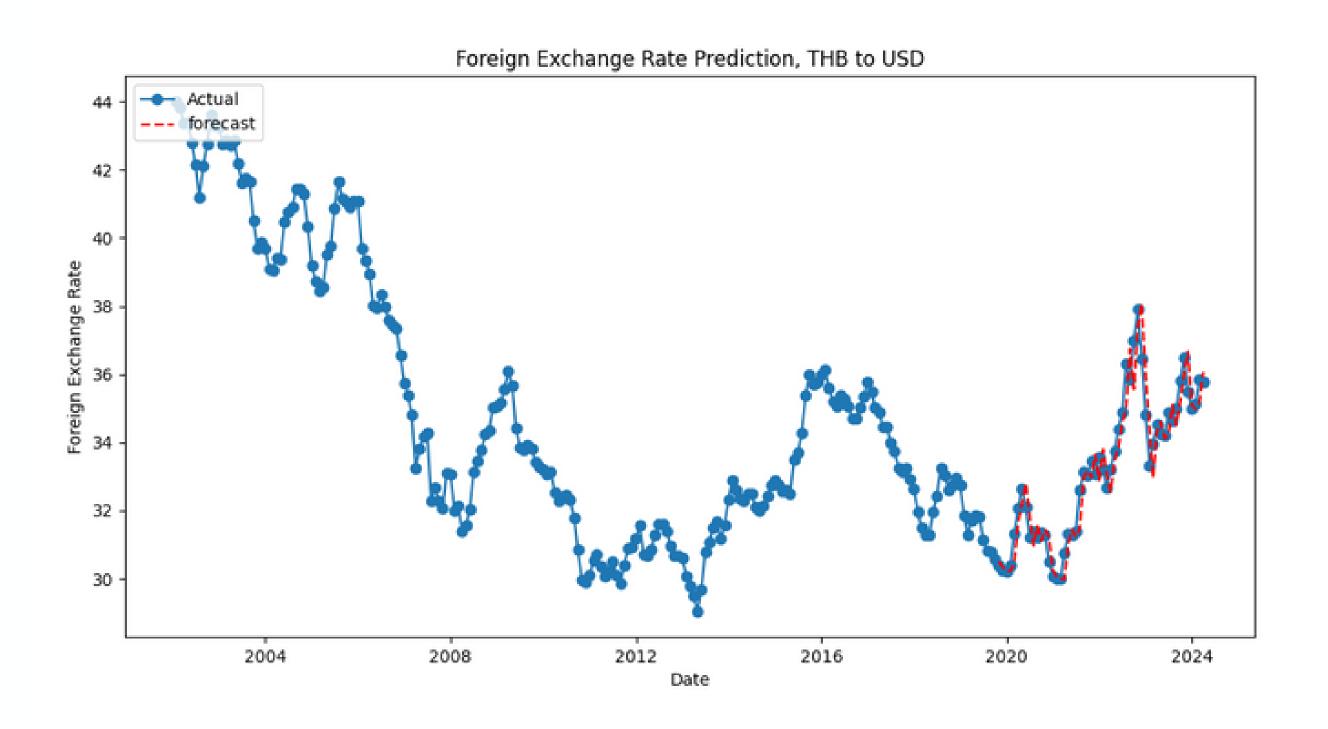
จำนวนวัน พยากรณ์ล่วงหน้า	ค่าจริง	ค่าพยากรณ์โดย ไม่ใช้ตัวแปร	RMSE	MSE	MAPE
1	30.3797	30.5069	0.64464	0.51770	1.53 %

ทำการพยากรณ์ด้วยระดับเดียวกันในการพยากรณ์ 1 ช่วงเวลา สำหรับใช้ปัจจัยภายนอกเสริม ได้ค่าดังตาราง

จำนวนวัน พยากรณ์ล่วงหน้า	ค่าจริง	ค่าพยากรณ์โดย ไม่ใช้ตัวแปร	RMSE	MSE	MAPE
1	30.3797	32.8115	0.77536	0.60119	1.71 %



กราฟแสดงการพยากรณ์ของแบบจำลอง SARIMAX สำหรับใช้ปัจจัยภายนอกเสริม





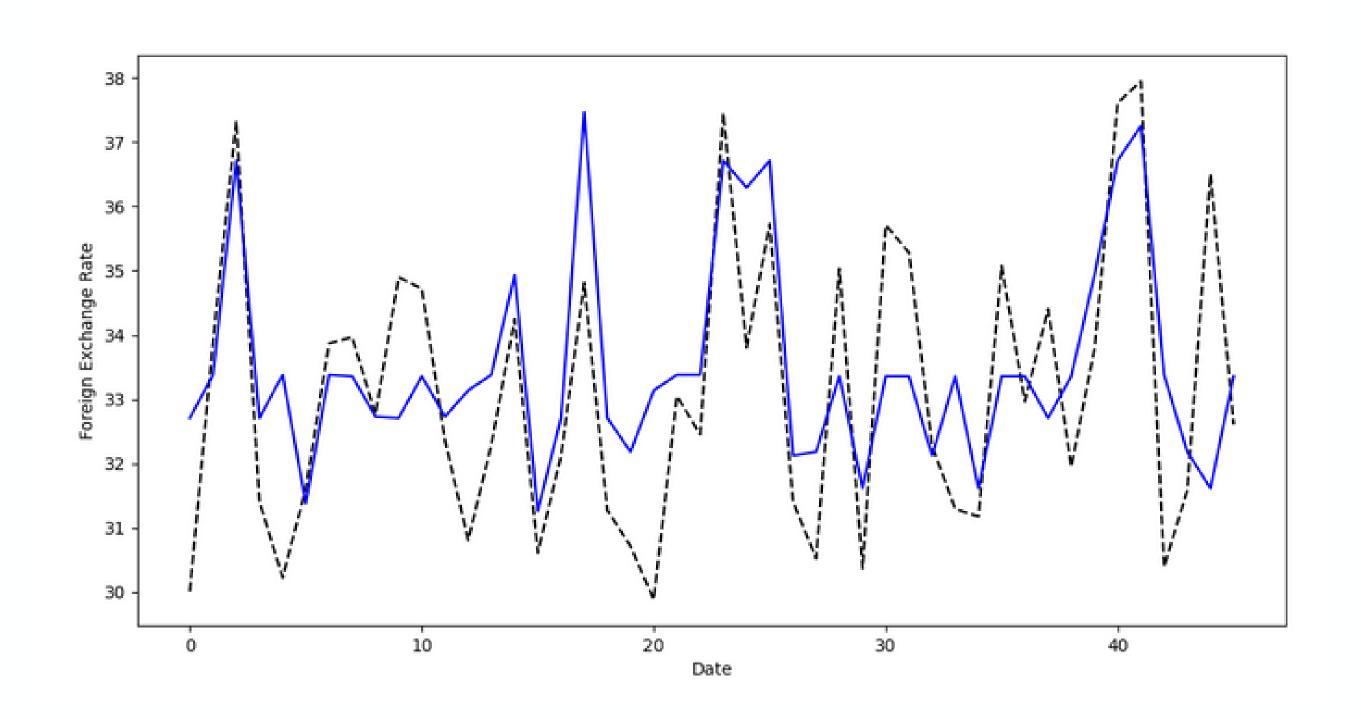
Prediction of SARIMAX ผลการพยากรณ์ของแบบจำลอง SARIMAX

ในการสร้างแบบจำลอง SVR จะกำหนดพารามิเตอร์ C = 1.0 และ epsilon = 0.1 แล้วทำการพยากรณ์ไป 1 ช่วงเวลา ได้ค่าตามตาราง

จำนวนวัน พยากรณ์ล่วงหน้า	ค่าจริง	ค่าพยากรณ์โดย ไม่ใช้ตัวแปร	RMSE	MSE	MAPE
1	30.3797	33.3809	2.38863	1.60921	4.63 %



กราฟแสดงการพยากรณ์ของแบบจำลอง SVR สำหรับใช้ปัจจัยภายนอกเสริม





Comparison of Forecasting Models เปรียบเทียบผลการพยากรณ์ของแบบจำลอง

แบบจำลอง	RMSE	MSE	MAPE
SARIMA(0,1,1)(1,0,1)12	0.64464	0.51770	1.53 %
SARIMAX(0,1,1)(1,0,1)12	0.77536	0.60119	1.71 %
SVR	2.38863	1.60921	4.63 %

แบบจำลองค่าความคาดเคลื่อนน้อยที่สุดจากทุกแบบจำลองเมื่อเทียบกันด้วยค่า RMSE และ MAPE นั่นคือ SARIMAX(0,1,1)(1,0,1)12 หรือแบบจำลองที่ไม่ใช้ตัวแปรภายนอกเข้ามาช่วยในการพยากรณ์ มีค่า RMSE เท่ากับ 0.64464 และในส่วนการพยากรณ์โดยการใช้ตัวแปรภายนอกเสริม แบบจำลองที่ให้ ค่าความ คลาดเคลื่อนน้อยที่สุด นั่นคือ SARIMAX(0,1,1)(1,0,1)12 มีค่า RMSE เท่ากับ 0.77536



Conclusion สรุปผลการดำเนินการ



Conclusion สรุปผล



จากการพยากรณ์อัตราแลกเปลี่ยนเงินบาทต่อเงินดอลลาร์สหรัฐ โดยใช้ปัจจัยนอกเสริม นั่นคือ อัตราดอกเบี้ยนโยบาย เมื่อพิจารณาค่า RMSE, MAE และ MAPE ของตัวแบบ จะพบว่าแบบจำลองที่ดีที่สุดคือ SARIMAX(0,1,1)(1,0,1)12 โดยมีค่า RMSE เท่ากับ 0.77536 แต่เมื่อ เปรียบเทียบในกรณีที่ไม่ใช้ปัจจัยภายนอกเสริม พบว่าแบบจำลองที่ไม่ใช้ ปัจจัยภายนอกเสริมให้ผลการพยากรณ์ที่ดีกว่า โดยให้ค่า RMSE เท่ากับ 0.64464 นั่นคือ แบบจำลอง SARIMA(0,1,1)(1,0,1)12 สรุปได้ว่าแบบ จำลอง Seasonal Auto Regressive Integrated Moving Average ให้ผลการพยากรณีดีที่สุดทั้งการใช้ปัจจัยภายนอกเสริมและไม่ใช้ปัจจัย ภายนอกเสริม

Suggestions ข้อเสนอแนะ





1. จากการวิจัยพบว่าการใช้ปัจจัยภายนอกเสริมไม่ได้ช่วยการพยากรณ์ให้ดี ขึ้น อาจเป็นเพราะมีการพยากรณ์ปัจจัยภายนอกเสริมควบคู่ไปด้วย ดังนั้น อาจมีการแก้ไขโดยนำปัจจัยที่วิเคราะห์ได้เป็นรายเดือนมาใช้แทนเพื่อให้ผล การพยากรณ์ดียิ่งขึ้น



2. จากการวิจัยแบบจำลอง Support Vector Regression (SVR) เป็น ความรู้ใหม่สำหรับผู้วิจัย จึงทำให้การวิเคราะห์และปรับจูนแบบจำลองอาจ ยังไม่เหมาะสมที่สุด จึงอาจจะต้องเรียนรู้และทำความเข้าใจของแบบจำลอง ให้มากกว่าเดิม



Thankyou for listening

