

บทที่ 4

ผลการศึกษา

การศึกษาแบบจำลอง ARIMA GRACH-M E-GRACH และ GJR มีวัตถุประสงค์หลักเพื่อสร้างแบบจำลองที่เหมาะสม สำหรับนำไปใช้ในการพยากรณ์ราคาทองคำ แล้วทำการเปรียบเทียบแบบจำลองที่เหมาะสมที่สุดของแบบจำลอง ARIMA GRACH-M E-GRACH และ GJR ว่าแบบจำลองใดเป็นแบบจำลองที่ให้ความแม่นยำในการพยากรณ์ที่สุด เพื่อจะได้นำแบบจำลองนั้นเป็นแบบแผนสำหรับนักลงทุนในตลาดทองคำต่อไป

ในการศึกษานี้แบ่งเป็นสองส่วน คือ ส่วนแรกเป็นการศึกษาเพื่อหารูปแบบจำลองที่เหมาะสมที่สุดของ แบบจำลอง ARIMA GRACH-M E-GRACH และ GJR ส่วนที่สองเป็นการนำเอาแบบจำลองที่ดีที่สุดแต่ละแบบจำลอง ทำการพยากรณ์ไปข้างหน้าทีละวันเป็นจำนวน 50 วัน แล้วทำการเปรียบเทียบความแม่นยำ

4.1 ผลการศึกษาด้วยแบบจำลองอาร์มา

4.1.1 ผลการทดสอบ Unit Root Test

ในการทดสอบ Unit Root Test ของข้อมูลอนุกรมเวลาก็เพื่อต้องการดูว่าข้อมูลอนุกรมเวลามีความนิ่ง Stationary (I(0) ; Integration of Order 0) หรือความไม่นิ่ง Non-stationary (I(d); $d > 0$; Integration of Order 0) เพื่อหลีกเลี่ยงข้อมูลที่มีค่าเฉลี่ย (Mean) และความผันผวน (Variances) ที่ไม่คงที่ในแต่ละช่วงเวลาที่แตกต่างกัน โดยทำการทดสอบด้วยวิธี Augmented Dickey – Fuller Test (ADF) โดยการเริ่มทำการทดสอบข้อมูลที่ระดับ Level หรือ Order of Integration เท่ากับ 0 หรือ I(0) แล้วทำการเปรียบเทียบค่าสถิติ ADF กับ MacKinnon Critical ที่ระดับ 1% 5% และ 10% ถ้าค่าสถิติ ADF มากกว่าค่า MacKinnon Critical แสดงว่าข้อมูลอนุกรมเวลานั้นมีลักษณะไม่นิ่ง (Non-stationary) ซึ่งแก้ไขโดยวิธีการหาค่าผลต่าง (Differencing) ลำดับที่ 1 (1^{st} Difference)หรือลำดับต่อไปเรื่อยๆจนกว่าข้อมูลอนุกรมเวลานั้นจะมีลักษณะนิ่ง (Stationary)

ตารางที่ 4.1 ผลการทดสอบ Unit Root

At Level									
Gold Price	lag	None			Intercept			Trend and Intercept	
		ADF test Statistic	% critical value	ADF test Statistic	ADF test Statistic	% critical value	ADF test Statistic	% critical value	
Gold	0	0.689004	1% -2.568697	-1.381402	1% -3.440668	-3.229004	1% -3.972925		
			5% -1.941335					5% -2.865984	5% -3.417083
			10% -1.616356						
At 1 st Difference									
D(Gold)	0	-26.15024	1% -2.568703	-26.16562	1% -3.440685	-26.14587	1% -3.972949		
			5% -1.941335					5% -2.865991	5% -3.417095
			10% -1.616355						
At 2 nd Difference									
D(Gold,2)	0	-14.98703	1% -2.568758	-14.97459	1% -3.440841	-14.9628	1% -3.97317		
			5% -1.941343					5% -2.86606	5% -3.417203
			10% -1.61635						

ที่มา : จากการคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6.0

ผลการทดสอบราคาทองคำที่ระดับ Level จากการพิจารณาเปรียบเทียบค่าสถิติ ADF กับค่า MacKinnon Critical ที่ระดับ 1%, 5% และ 10% ของข้อมูลอนุกรมเวลา ปรากฏว่าข้อมูลอนุกรมเวลานั้นไม่มีความนิ่ง เนื่องจากค่าสถิติ ADF มีค่ามากกว่า MacKinnon Critical แสดงว่าข้อมูลไม่นิ่ง (Non-stationary) ที่ระดับ Level ข้อมูลอะไรก็ตามที่ไม่นิ่ง (Non-stationary) จะทำการพยากรณ์ไม่ได้ จึงต้องทำการหาผลต่างลำดับที่ 1 (1st Difference) แล้วทำการเปรียบเทียบค่าสถิติ ADF กับค่า MacKinnon Critical ที่ระดับ 1%, 5% และ 10% ของข้อมูลอนุกรมเวลา พบว่าค่าสถิติ ADF มีค่าน้อยกว่าค่า MacKinnon Critical แสดงว่าข้อมูลอนุกรมเวลานั้นมีลักษณะนิ่ง (Stationary) รวมไปถึงการหาผลต่างลำดับที่ 2 (2nd Difference) ได้แสดงถึงข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีลักษณะนิ่ง (Stationary) เนื่องจากค่า ADF มีค่าน้อยกว่าค่า MacKinnon Critical ที่ระดับ 1%, 5% และ 10% เช่นกัน

4.1.2 การกำหนดรูปแบบ (Identification)

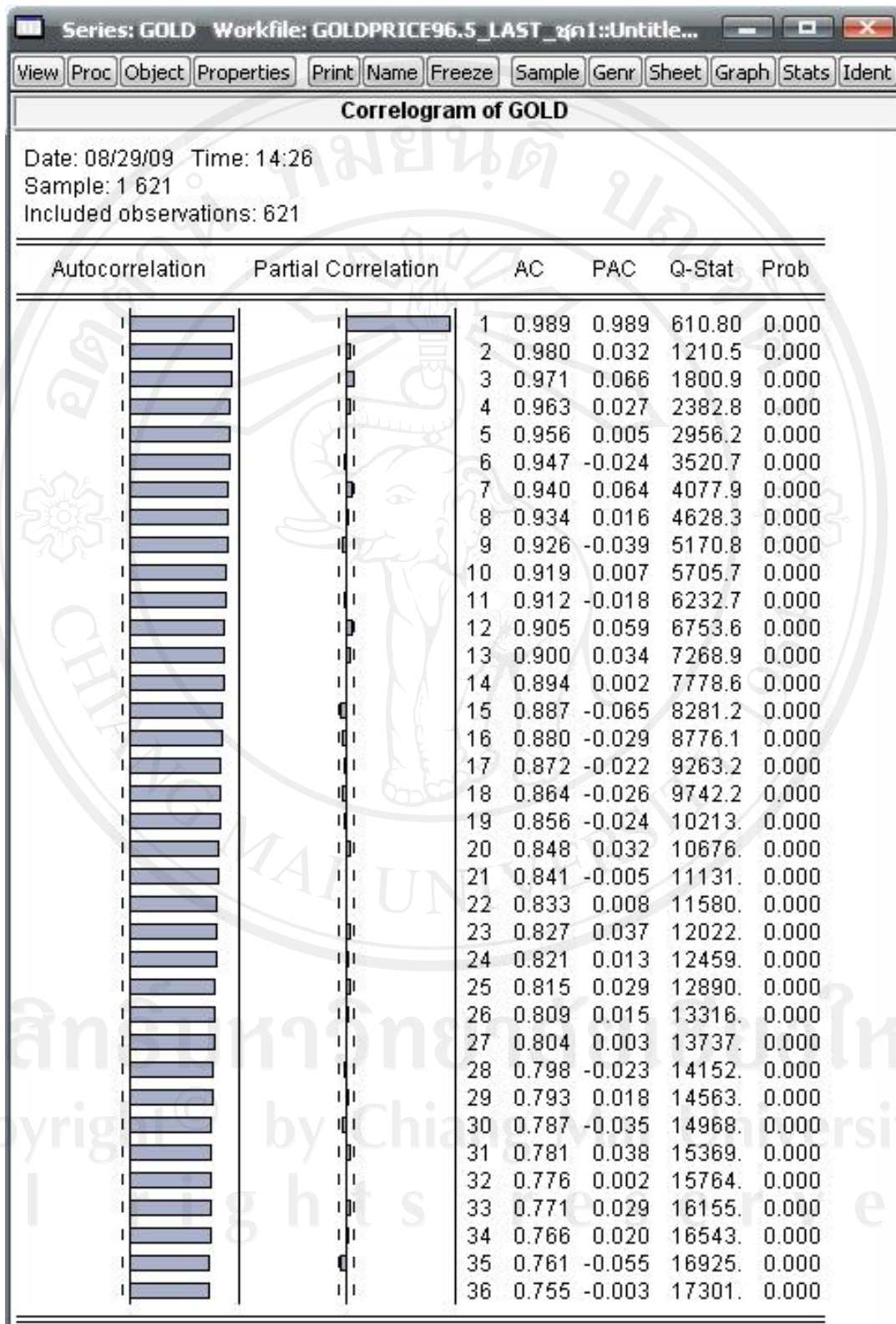
สำหรับการกำหนดรูปแบบของแบบจำลอง ARIMA นั้นจะต้องพิจารณาจาก Correlogram ของข้อมูลอนุกรมเวลา ณ ผลต่างลำดับที่ 1 (1st Difference) ข้อมูลมีลักษณะนิ่งแบบ white noise กล่าวคือ ราคาทองคำ ขึ้นอยู่กับค่าความคลาดเคลื่อนแบบสุ่ม ซึ่งทำให้ไม่สามารถกำหนดรูปแบบของแบบจำลองได้ จึงได้ทำการพิจารณา Correlogram ของผลต่างลำดับที่ 2 (2nd Difference) ของราคาทองคำ พบว่ามีลักษณะนิ่งและสามารถหารูปแบบของแบบจำลองได้ โดยการกำหนดแบบจำลองเพื่อหา Autoregressive AR(p) และ Moving Average MA(q) ซึ่งจะพิจารณาจากค่า Autocorrelation Function (ACF) และค่า Partial Autocorrelation (PAC)

ในการสร้างแบบจำลอง ARIMA(p,d,q) จะพิจารณาว่า ACF และ PAC ที่เกินออกมานอกช่วงความเชื่อมั่นที่ 95% โดยได้ทำการคัดเลือกแบบจำลองที่คิดว่าเหมาะสมมา 4 แบบจำลอง ดังนี้

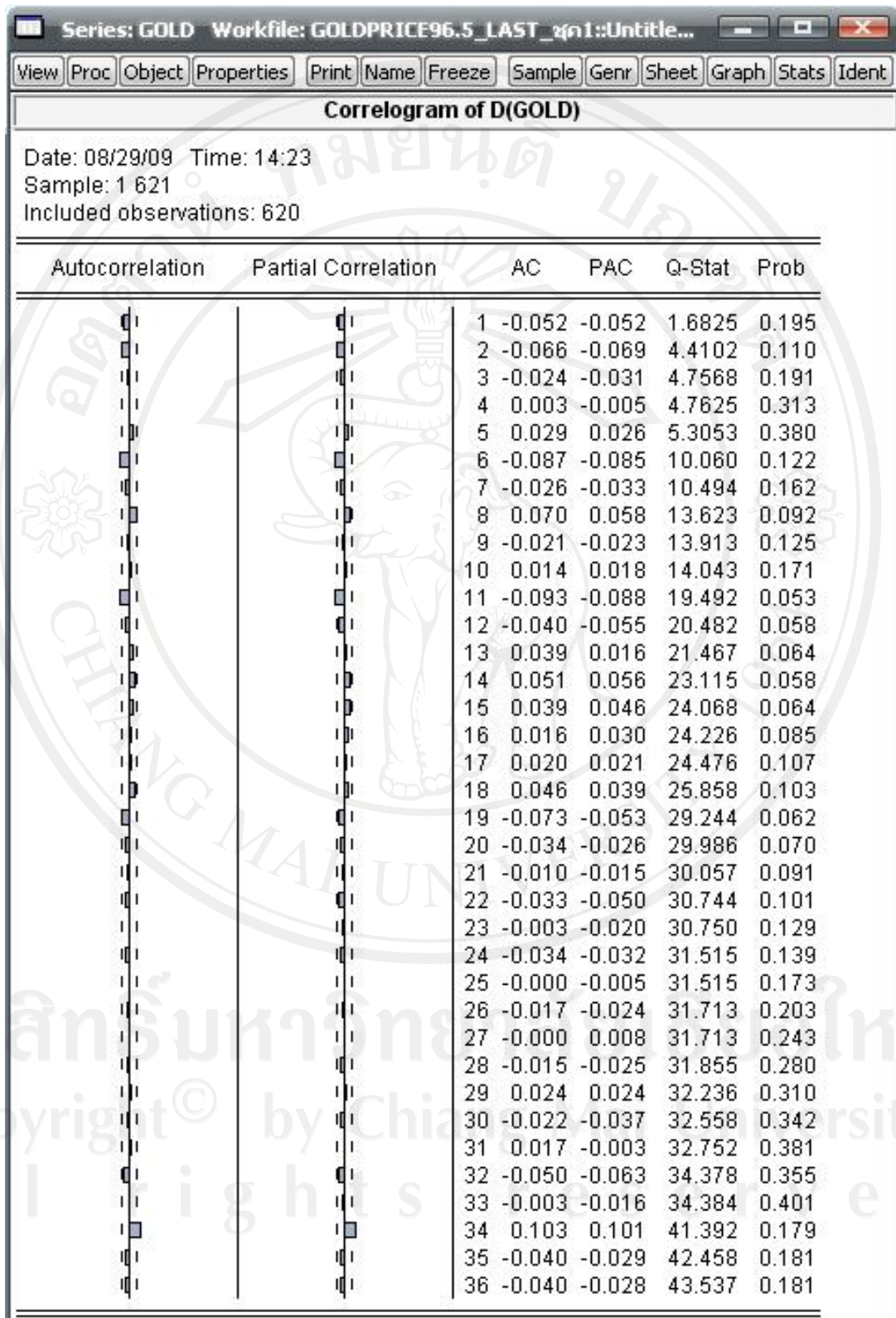
- 1) D(GOLD,2) MA(1)
- 2) D(GOLD,2) AR(1) MA(2)
- 3) D(GOLD,2) AR(1) AR(2) AR(3) AR(4) AR(5) AR(6) AR(7) AR(8) AR(9)
- 4) D(GOLD,2) MA(1) MA(2)

หมายเหตุ : ในการพิจารณาว่าแบบจำลองใดเหมาะสมหรือไม่นั้นดูได้จากค่า Adjust R-squared Residual sum of square, Akaike Information Criterion และ Schwarz Information Criterion

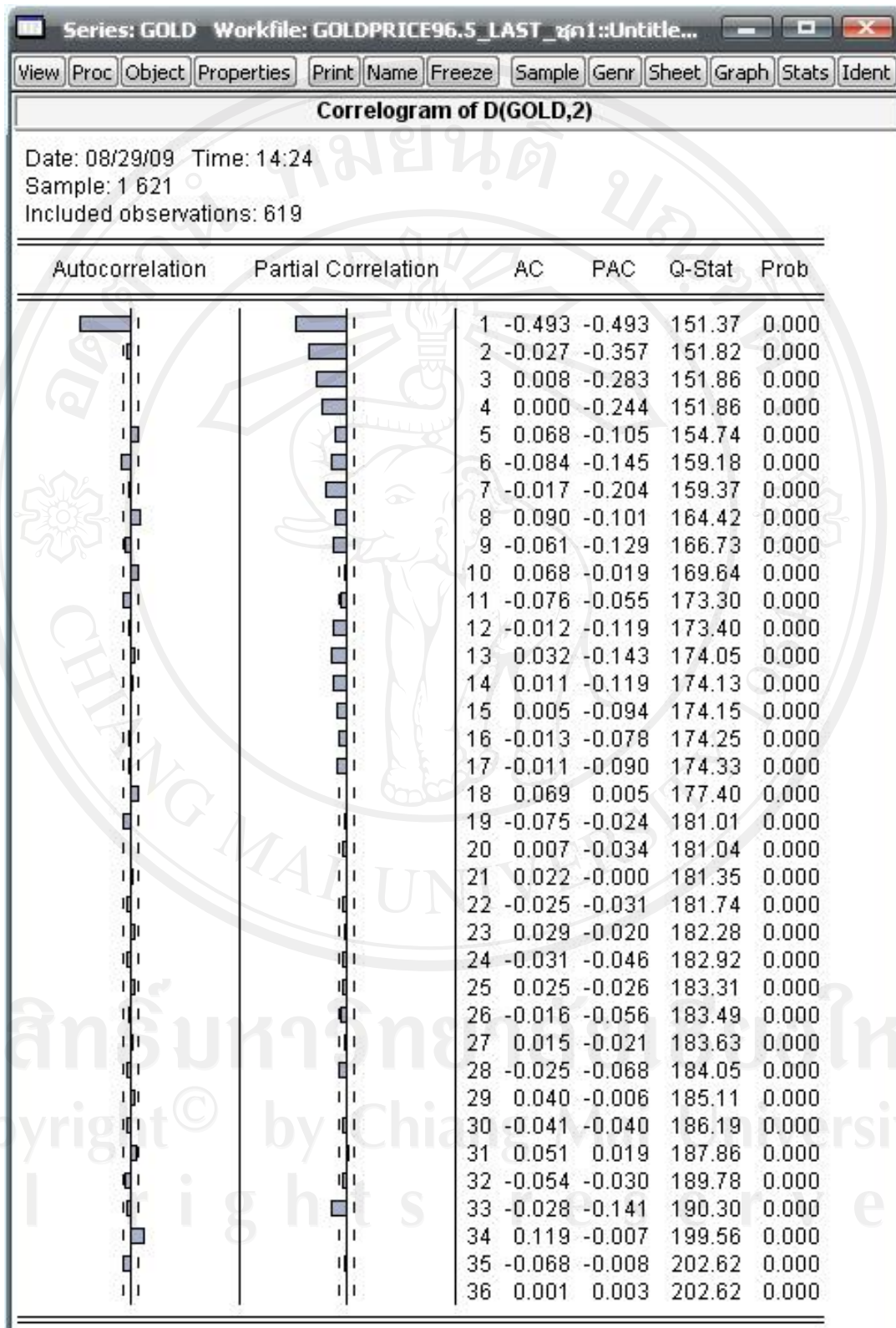
ตาราง 4.2 แสดง Correlogram ณ ระดับ Level



ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

ตาราง 4.3 แสดง Correlogram ณ ผลต่างลำดับที่ 1 (1st Difference)

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

ตาราง 4.4 แสดง Correlogram ณ ผลต่างลำดับที่ 2 (2nd Difference)

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

4.1.3 การประมาณค่าพารามิเตอร์ (Estimation)

ตารางที่ 4.5 ค่าสัมประสิทธิ์และค่าสถิติของรูปแบบ ARIMA(0,2,1) ที่ศึกษา

รูปแบบจำลองที่ศึกษา

$$D(GOLD, 2) = 0.02096 - 1.012555\varepsilon_{t-1} + \varepsilon_t$$

Variable	Coefficient	t-statistic	Prob.
C	0.02096	2.690476	0.0073
MA(1)	-1.012555	-80.39104	0.0000
R-squared		0.531533	
Durbin-Watson stat		2.107146	
Akaike information criterion		13.7395	
Schwarz information criterion		13.75381	
Residual sum of square		33373278	

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

จากตารางที่ 4.5 ค่าสัมประสิทธิ์ของ MA(1) มีค่าเท่ากับ -1.012555 ซึ่งมีค่า t-statistic แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ 1% โดยมีค่า Akaike Information Criterion(AIC) เท่ากับ 13.7395 ค่า Schwarz Information Criterion(SIC) เท่ากับ 13.75381 ค่า Durbin-Watson statistic เท่ากับ 2.107146 ค่า Residual sum of square เท่ากับ 33373278 และค่า R-squared เท่ากับ 0.531533 ซึ่งหมายความว่าตัวแปรของแบบจำลองสามารถอธิบายตัวแปรตามได้ 53.1533%

ตารางที่ 4.6 ค่าสัมประสิทธิ์และค่าสถิติของรูปแบบ ARIMA(1,2,2) ที่ศึกษา

รูปแบบจำลองที่ศึกษา

$$D(GOLD, 2) = 0.015342 - 0.99702D(GOLD, 2)_{t-1} - 0.991616\varepsilon_{t-2} + \varepsilon_t$$

Variable	Coefficient	t-statistic	Prob.
C	0.015342	0.224232	0.8227
AR(1)	-0.99702	-229.19	0.0000
MA(2)	-0.991616	-272.0325	0.0000
R-squared	0.522904		
Durbin-Watson stat	2.100701		
Akaike information criterion	13.76222		
Schwarz information criterion	13.7837		
Residual sum of square	33974430		

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

จากตารางที่ 4.6 ค่าสัมประสิทธิ์ของ AR(1) MA(2) มีค่าเท่ากับ -0.99702 - 0.991616 ตามลำดับ ซึ่งมีค่า t-statistic แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ 1% โดยมีค่า Akaike Information Criterion(AIC) เท่ากับ 13.76222 ค่า Schwarz Information Criterion(SIC) เท่ากับ 13.7837 ค่า Durbin-Watson statistic เท่ากับ 2.100701 ค่า Residual sum of square เท่ากับ 33974430 และค่า R-squared เท่ากับ 0.522904 ซึ่งหมายความว่าตัวแปรของแบบจำลองสามารถอธิบายตัวแปรตามได้ 52.2904%

ตารางที่ 4.7 ค่าสัมประสิทธิ์และค่าสถิติของรูปแบบ ARIMA(9,2,0) ที่ศึกษา

รูปแบบจำลองที่ศึกษา

$$D(GOLD, 2) = 0.086775 - 0.941695D(GOLD, 2)_{t-1} - 0.894223D(GOLD, 2)_{t-2} - 0.802398D(GOLD, 2)_{t-3} - 0.679052D(GOLD, 2)_{t-4} - 0.540031D(GOLD, 2)_{t-5} - 0.505519D(GOLD, 2)_{t-6} - 0.405813D(GOLD, 2)_{t-7} - 0.22093D(GOLD, 2)_{t-8} - 0.12908D(GOLD, 2)_{t-9} + \varepsilon_t$$

Variable	Coefficient	t-statistic	Prob.
C	0.086775	0.053184	0.9576
AR(1)	-0.941695	-23.2683	0.0000
AR(2)	-0.894223	-16.23173	0.0000
AR(3)	-0.802398	-12.53579	0.0000
AR(4)	-0.679052	-9.853916	0.0000
AR(5)	-0.540031	-7.616952	0.0000
AR(6)	-0.505519	-7.339175	0.0000
AR(7)	-0.405813	-6.337258	0.0000
AR(8)	-0.22093	-4.007392	0.0001
AR(9)	-0.12908	-3.189053	0.0015
R-squared	0.483494		
Durbin-Watson stat	2.00372		
Akaike information criterion	13.86938		
Schwarz information criterion	13.94173		
Residual sum of square	36476187		

ที่มา : การคำนวณ โดยใช้โปรแกรม Eviews 6

จากตารางที่ 4.7 ค่าสัมประสิทธิ์ของ AR(1) AR(2) AR(3) AR(4) AR(5) AR(6) AR(7) AR(8) AR(9) มีค่าเท่ากับ -0.941695 -0.894223 -0.802398 -0.679052 -0.540031 -0.505519 -0.405813 -0.22093 และ -0.12908 ตามลำดับ ซึ่งมีค่า t-statistic แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ 1% โดยมีค่า Akaike Information Criterion(AIC) เท่ากับ 13.86938 ค่า Schwarz Information Criterion(SIC) เท่ากับ 13.94173 ค่า Durbin-Watson statistic เท่ากับ 2.00372 ค่า

Residual sum of square เท่ากับ 36476187 และค่า R-squared เท่ากับ 0.483494 ซึ่งหมายความว่าตัวแปรของแบบจำลองสามารถอธิบายตัวแปรตามได้ 48.3494%



ลิขสิทธิ์มหาวิทยาลัยเชียงใหม่
Copyright© by Chiang Mai University
All rights reserved

ตารางที่ 4.8 ค่าสัมประสิทธิ์และค่าสถิติของรูปแบบ ARIMA(0,2,2) ที่ศึกษา

รูปแบบจำลองที่ศึกษา

$$D(GOLD, 2) = 0.023215 - 0.685605\varepsilon_{t-1} - 0.336895\varepsilon_{t-2} + \varepsilon_t$$

Variable	Coefficient	t-statistic	Prob.
C	0.023215	0.634885	0.5257
MA(1)	-0.685605	-18.73386	0.0000
MA(2)	-0.336895	-9.201938	0.0000
R-squared		0.464664	
Durbin-Watson stat		2.721847	
Akaike information criterion		13.87616	
Schwarz information criterion		13.89762	
Residual sum of square		38136999	

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

จากตารางที่ 4.8 ค่าสัมประสิทธิ์ของ MA(1) MA(2) มีค่าเท่ากับ -0.685605 - 0.336895 ตามลำดับ ซึ่งมีค่า t-statistic แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ 1% โดยมีค่า Akaike Information Criterion(AIC) เท่ากับ 13.87616 ค่า Schwarz Information Criterion(SIC) เท่ากับ 13.89762 ค่า Durbin-Watson statistic เท่ากับ 2.721847 ค่า Residual sum of square เท่ากับ 39137295 และค่า R-squared เท่ากับ 0.464664 ซึ่งหมายความว่าตัวแปรของแบบจำลองสามารถอธิบายตัวแปรตามได้ 46.4664%

4.1.4 การตรวจสอบความถูกต้อง (Diagnostics Checking)

ในขั้นตอนการตรวจสอบความถูกต้องนั้น จะพิจารณาจากค่า Q-statistic เพื่อทดสอบคุณสมบัติความเป็น White noise ของความคลาดเคลื่อนที่ประมาณการ พบว่า Q-statistic ที่มีความล่าช้าของช่วงเวลาที่ 36 และช่วงเวลาที่ 72 ของแบบจำลอง ARIMA(9,2,0) และ แบบจำลอง ARIMA(0,2,2) ปฏิเสธสมมติฐาน ค่าความคลาดเคลื่อนที่ประมาณการมีลักษณะ white noise ที่ระดับนัยสำคัญที่ 0.01 จึงไม่สามารถใช้เป็นตัวแทนของอนุกรมเวลา เพื่อทำการพยากรณ์ได้ แต่ค่า Q-statistic ที่มีความล่าช้าของช่วงเวลาที่ 36 และช่วงเวลาที่ 72 ของแบบจำลอง ARIMA(0,2,1) และแบบจำลอง ARIMA(1,2,2) มีค่า Probability ไม่แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญที่ระดับ 0.01 แสดงว่า ค่าความคลาดเคลื่อนที่ประมาณการของแบบจำลองมีลักษณะเป็น White noise หรือ e_t มีการกระจายแบบปกติ (Normal Distribution) ค่าเฉลี่ย (Mean) เท่ากับศูนย์และค่าความแปรปรวนเท่ากับ $\sigma^2 I$ (คงที่) ซึ่งหมายความว่าแบบจำลองทั้ง 2 แบบจำลองได้ผ่านการตรวจสอบความถูกต้องแล้วว่ามีเหมาะสมที่จะใช้ในการพยากรณ์ต่อไป

ตารางที่ 4.9 การตรวจสอบแบบจำลอง ARIMA

แบบจำลอง ARIMA	ค่าสถิติ			
	Q-statistic (Lag 36)	Probability (Lag 36)	Q-statistic (Lag 72)	Probability (Lag 72)
ARIMA(0,2,1)	44.23	0.136	91.238	0.053
ARIMA(1,2,2)	43.108	0.136	90.119	0.053
ARIMA(9,2,0)	58.265	0.000	122.4	0.000
ARIMA(0,2,2)	126.99	0.000	163.64	0.000

ที่มา : การคำนวณ โดยใช้โปรแกรม Eviews 6

4.1.5 การพยากรณ์ (Forecasting)

เมื่อได้แบบจำลองที่เหมาะสมสำหรับข้อมูลแต่ละชุดแล้ว จึงนำแบบจำลองดังกล่าวมาพยากรณ์ราคาทองคำ ไปข้างหน้าทีละหนึ่งวันเป็นจำนวน 50 วันโดยทำการพยากรณ์ใหม่ทุกครั้งที่น่าข้อมูลจริงเข้า และทำการบันทึกข้อมูลที่ได้จากการพยากรณ์ในแต่ละครั้ง นำค่าพยากรณ์ที่ได้มาเปรียบเทียบกับค่าจริง คำนวณหาค่า MAPE และ RMSE ได้ดังตารางการคำนวณหาค่า MAPE และ RMSE (ในภาคผนวก ค)

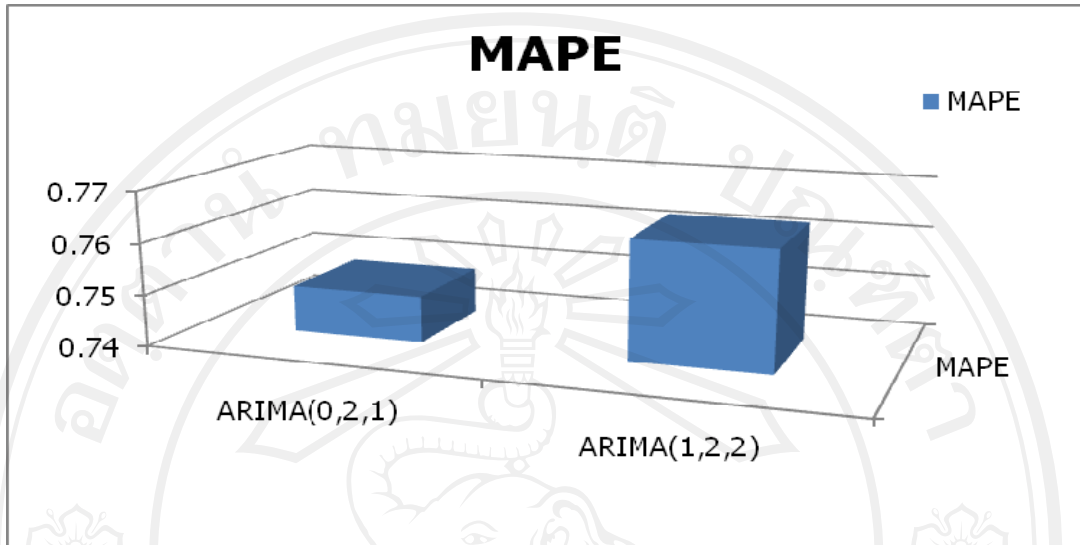
ตารางที่ 4.10 แสดงผลการเปรียบเทียบความแม่นยำในการพยากรณ์ราคาทองคำ ของแบบจำลอง ARIMA ทั้ง 2

แบบจำลอง	Min APE	Max APE	SD. APE	MAPE
ARIMA(0,2,1)	0.005629035	2.20613724	0.63967671	0.749053237
ARIMA(1,2,2)	0.002206345	2.31493002	0.646276141	0.763136645

แบบจำลอง	Min SE	Max SE	MSE	RMSE
ARIMA(0,2,1)	0.683843	116162.01	22513.921	150.0464
ARIMA(1,2,2)	0.110246557	127901.2513	23175.94681	152.2364832

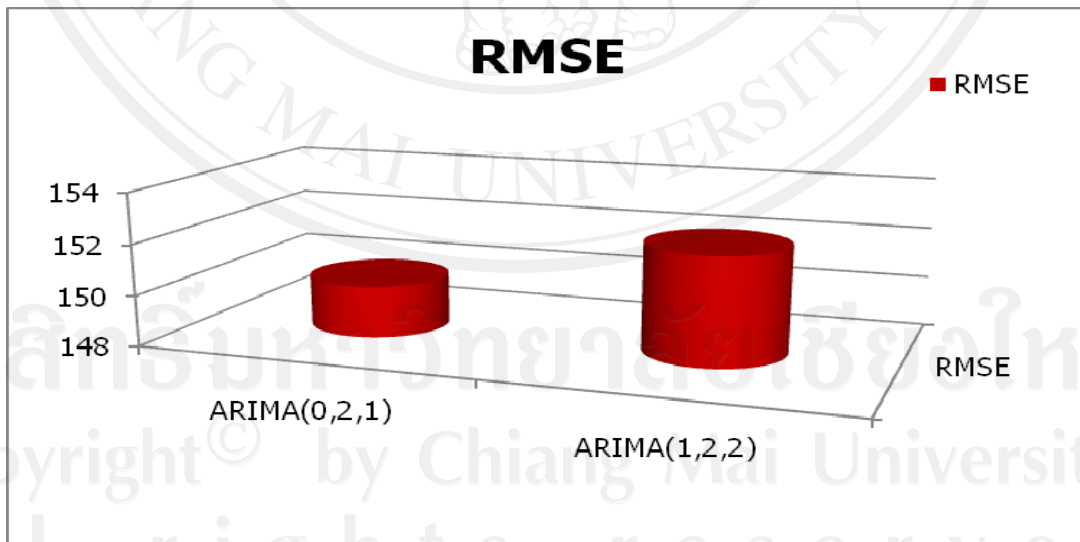
ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

รูปที่ 4.1 กราฟแสดงการเปรียบเทียบค่า MAPE ที่ใช้ในการทดสอบแบบจำลอง ARIMA



ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

รูปที่ 4.2 กราฟแสดงการเปรียบเทียบค่า RMSE ที่ใช้ในการทดสอบแบบจำลอง ARIMA



ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

ผลการพิจารณาค่า Mean Absolute Percentage Error (MAPE) และค่า Root Mean Square Error (RMSE) ของทั้ง 2 แบบจำลอง ค่า MAPE และ RMSE ของแบบจำลอง ARIMA(0,2,1) (ตารางที่ 4.10) มีค่าน้อยที่สุด จึงสรุปได้ว่าแบบจำลอง ARIMA(0,2,1) เป็นแบบจำลอง ARIMA ที่เหมาะสมที่สุด ในการนำไปใช้พยากรณ์ราคาทองคำ

4.2 ผลการศึกษาด้วยแบบจำลอง ARIMA with GARCH-M

4.2.1 การประมาณค่าพารามิเตอร์ (Estimation)

จากการพิจารณาแบบจำลอง ARIMA พบว่ารูปแบบ ARIMA อาจยังไม่ใช้รูปแบบที่เหมาะสมที่สุด จึงได้ทำการเพิ่ม GARCH-M เข้าในแบบจำลองเพื่อให้แบบจำลองนั้นมีความเหมาะสมมากขึ้น โดยสามารถคัดเลือกแบบจำลองที่น่าจะมีความเหมาะสมได้ 4 แบบจำลอง ดังตารางที่ 4.11 - 4.14

ตารางที่ 4.11 ค่าสัมประสิทธิ์และค่าสถิติของรูปแบบ ARIMA(0,2,1) with GARCH-M(1,1) ที่ศึกษา
รูปแบบจำลองที่ศึกษา

$$D(\text{GOLD}, 2) = 2.062785 - 1.015491\varepsilon_{t-1} - 0.006532\sigma_t^{1/2} + \varepsilon_t$$

$$\sigma_t^2 = 74816.4 + 0.054356\varepsilon_{t-1}^2 - 0.400609\sigma_{t-1}^2$$

Variable	Coefficient	Z-statistic	Prob.
@SQRT(GARCH)	-0.006532	-1.170919	0.2416
C	2.062785	1.182239	0.2371
MA(1)	-1.015491	-76.58574	0.0000
Variance Equation			
C	74816.4	7.507656	0.0000
RESID(-1)^2	0.054356	3.160509	0.0016
GARCH(-1)	-0.400609	-2.794281	0.0052
R-squared		0.532147	
Durbin-Watson stat		2.103755	
Akaike information criterion		13.7226	
Schwarz information criterion		13.76553	
Residual sum of squared		33329569	

ที่มา : การคำนวณ โดยใช้โปรแกรม Eviews 6

จากตารางที่ 4.11 ค่าสัมประสิทธิ์ของ MA(1) มีค่าเท่ากับ -1.015491 ค่าสัมประสิทธิ์ของ Variance Equation ได้แก่ RESID(-1)^2 GARCH(-1) มีค่าเท่ากับ 0.054356 และ -0.400609 ตามลำดับ ซึ่งมีค่า Z-statistic แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ 1% โดยมีค่า Akaike Information Criterion(AIC) เท่ากับ 13.7226 ค่า Schwarz Information Criterion(SIC) เท่ากับ 13.76553 ค่า Durbin-Watson statistic เท่ากับ 2.103755 ค่า Residual sum of square เท่ากับ 33329569 และค่า R-squared เท่ากับ 0.532147 ซึ่งหมายความว่าตัวแปรของแบบจำลองสามารถอธิบายตัวแปรตามได้ 53.2147%

ตารางที่ 4.12 ค่าสัมประสิทธิ์และค่าสถิติของรูปแบบ ARIMA(1,2,2) with GARCH-M(1,1) ที่ศึกษา
รูปแบบจำลองที่ศึกษา

$$D(\text{GOLD}, 2) = 1.599151 - 0.9942D(\text{GOLD}, 2)_{t-1} - 0.990495\varepsilon_{t-2} - 0.004659\sigma_t^{1/2} + \varepsilon_t$$

$$\sigma_t^2 = 1054.1 + 0.048465\varepsilon_{t-1}^2 + 0.93411\sigma_{t-1}^2$$

Variable	Coefficient	Z-statistic	Prob.
@SQRT(GARCH)	-0.004659	-0.852202	0.3941
C	1.599151	0.890035	0.3734
AR(1)	-0.9942	-196.1883	0.0000
MA(2)	-0.990495	-267.7715	0.0000
Variance Equation			
C	1054.1	3.108465	0.0019
RESID(-1)^2	0.048465	5.330416	0.0000
GARCH(-1)	0.93411	73.15001	0.0000
R-squared		0.522052	
Durbin-Watson stat		2.103884	
Akaike information criterion		13.67759	
Schwarz information criterion		13.72773	
Residual sum of squared		34035037	

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

จากตารางที่ 4.12 ค่าสัมประสิทธิ์ของ AR(1) MA(2) มีค่าเท่ากับ -0.9942 และ -0.990495 ค่าสัมประสิทธิ์ของ Variance Equation ได้แก่ RESID(-1)^2 GARCH(-1) มีค่าเท่ากับ 0.048465 และ 0.93411 ตามลำดับ ซึ่งมีค่า Z-statistic แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ 1% โดยมีค่า Akaike Information Criterion(AIC) เท่ากับ 13.67759 ค่า Schwarz Information Criterion(SIC) เท่ากับ 13.72773 ค่า Durbin-Watson statistic เท่ากับ 2.103884 ค่า Residual sum of square เท่ากับ 34035037 และค่า R-squared เท่ากับ 0.522052 ซึ่งหมายความว่าตัวแปรของแบบจำลองสามารถอธิบายตัวแปรตามได้ 52.2052%

ตารางที่ 4.13 ค่าสัมประสิทธิ์และค่าสถิติของรูปแบบ ARIMA(9,2,0) with GARCH-M(1,1) ที่ศึกษา

รูปแบบจำลองที่ศึกษา

$$D(GOLD, 2) = -1.204424 - 0.982215D(GOLD, 2)_{t-1} - 0.942632D(GOLD, 2)_{t-2} \\ - 0.838416D(GOLD, 2)_{t-3} - 0.729011D(GOLD, 2)_{t-4} - 0.58282D(GOLD, 2)_{t-5} \\ - 0.556574D(GOLD, 2)_{t-6} - 0.474015D(GOLD, 2)_{t-7} - 0.297215D(GOLD, 2)_{t-8} \\ - 0.142702D(GOLD, 2)_{t-9} + 0.005966\sigma_t^{1/2} + \varepsilon_t \\ \sigma_t^2 = 1118.082 + 0.058788\varepsilon_{t-1}^2 + 0.924216\sigma_{t-1}^2$$

Variable	Coefficient	Z-statistic	Prob.
@SQRT(GARCH)	0.005966	0.136793	0.8912
C	-1.204424	-0.091582	0.9270
AR(1)	-0.982215	-20.6495	0.0000
AR(2)	-0.942632	-14.46386	0.0000
AR(3)	-0.838416	-11.32884	0.0000
AR(4)	-0.729011	-9.480069	0.0000
AR(5)	-0.58282	-7.296765	0.0000
AR(6)	-0.556574	-7.264932	0.0000
AR(7)	-0.474015	-6.757962	0.0000
AR(8)	-0.297215	-4.906482	0.0000
AR(9)	-0.142702	-2.943362	0.0032
Variance Equation			
C	1118.082	2.973412	0.0029
RESID(-1)^2	0.058788	4.183899	0.0000
GARCH(-1)	0.924216	55.27803	0.0000
R-squared		0.480258	
Durbin-Watson stat		1.921915	
Akaike information criterion		13.76737	
Schwarz information criterion		13.86866	
Residual sum of squared		36704697	

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

จากตารางที่ 4.13 ค่าสัมประสิทธิ์ของ AR(1) AR(2) AR(3) AR(4) AR(5) AR(6) AR(7) AR(8) AR(9) มีค่าเท่ากับ -0.982215 -0.942632 -0.838416 -0.729011 -0.58282 -0.556574 -0.474015 -0.297215 และ -0.142702 ตามลำดับ ค่าสัมประสิทธิ์ของ Variance Equation ได้แก่ $RESID(-1)^2$ GARCH(-1) มีค่าเท่ากับ 0.058788 และ 0.924216 ตามลำดับ ซึ่งมีค่า Z-statistic แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ 1% โดยมีค่า Akaike Information Criterion(AIC) เท่ากับ 13.76737 ค่า Schwarz Information Criterion(SIC) เท่ากับ 13.86866 ค่า Durbin-Watson statistic เท่ากับ 1.921915 ค่า Residual sum of square เท่ากับ 36704697 และค่า R-squared เท่ากับ 0.480258 ซึ่งหมายความว่าตัวแปรของแบบจำลองสามารถอธิบายตัวแปรตามได้ 48.0258%

ลิขสิทธิ์มหาวิทยาลัยเชียงใหม่
 Copyright© by Chiang Mai University
 All rights reserved

ตารางที่ 4.14 ค่าสัมประสิทธิ์และค่าสถิติของรูปแบบ ARIMA(0,2,2) with GARCH-M(1,1) ที่ศึกษา
รูปแบบจำลองที่ศึกษา

$$D(\text{GOLD}, 2) = 9.913784 - 0.772551\varepsilon_{t-1} - 0.223716\varepsilon_{t-2} - 0.029647\sigma_t^{1/2} + \varepsilon_t$$

$$\sigma_t^2 = 74815.88 + 0.130935\varepsilon_{t-1}^2 - 0.270997\sigma_{t-1}^2$$

Variable	Coefficient	Z-statistic	Prob.
@SQRT(GARCH)	-0.029647	-3.479705	0.0005
C	9.913784	3.422338	0.0006
MA(1)	-0.772551	-16.41403	0.0000
MA(2)	-0.223716	-4.828806	0.0000
Variance Equation			
C	74815.88	10.86455	0.0000
RESID(-1)^2	0.130935	4.152361	0.0000
GARCH(-1)	-0.270997	-3.695302	0.0002
R-squared		0.477337	
Durbin-Watson stat		2.460604	
Akaike information criterion		13.79989	
Schwarz information criterion		13.84996	
Residual sum of squared		37234206	

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

จากตารางที่ 4.14 ค่าสัมประสิทธิ์ของ MA(1) MA(2) มีค่าเท่ากับ -0.772551 และ -0.223716 ค่าสัมประสิทธิ์ของ Variance Equation ได้แก่ RESID(-1)^2 GARCH(-1) มีค่าเท่ากับ 0.130935 และ -0.270997 ตามลำดับ ซึ่งมีค่า Z-statistic แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ 1% โดยมีค่า Akaike Information Criterion(AIC) เท่ากับ 13.79989 ค่า Schwarz Information Criterion(SIC) เท่ากับ 13.84996 ค่า Durbin-Watson statistic เท่ากับ 2.460604 ค่า Residual sum of square เท่ากับ 37234206 และค่า R-squared เท่ากับ 0.477337 ซึ่งหมายความว่าตัวแปรของแบบจำลองสามารถอธิบายตัวแปรตามได้ 47.7337%

4.2.2 การตรวจสอบความถูกต้อง (Diagnostic Checking)

ในขั้นตอนการตรวจสอบความถูกต้องนั้น จะพิจารณาจากค่า Q-statistic เพื่อทดสอบคุณสมบัติความเป็น White noise ของความคลาดเคลื่อนที่ประมาณการ พบว่า Q-statistic ที่มีความล่าช้าของช่วงเวลาที่ 36 และช่วงเวลาที่ 72 ของแบบจำลอง ARIMA(0,2,1) with GARCH-M(1,1) ARIMA(1,2,2) with GARCH-M(1,1) และ ARIMA(0,2,2) with GARCH-M(1,1) ปฏิเสธสมมติฐาน ค่าความคลาดเคลื่อนที่ประมาณการมีลักษณะ White noise ที่ระดับนัยสำคัญที่ 0.01 จึงไม่สามารถใช้เป็นตัวแทนของอนุกรมเวลา เพื่อทำการพยากรณ์ได้ แต่ค่า Q-statistic ที่มีความล่าช้าของช่วงเวลาที่ 36 และช่วงเวลาที่ 72 ของแบบจำลอง ARIMA(9,2,0) with GARCH-M(1,1) มีค่า Probability ไม่แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญที่ระดับ 0.01 แสดงว่า ค่าความคลาดเคลื่อนที่ประมาณการของแบบจำลองมีลักษณะเป็น White noise หรือ e_t มีการกระจายแบบปกติ (Normal Distribution) ค่าเฉลี่ย (Mean) เท่ากับศูนย์และค่าความแปรปรวนเท่ากับ $\sigma^2 I$ (คงที่) ซึ่งหมายความว่า มีเพียงแบบจำลอง ARIMA(9,2,0) with GARCH-M(1,1) เท่านั้นที่ได้ผ่านการตรวจสอบความถูกต้องแล้วว่ามีความเหมาะสมที่จะใช้ในการพยากรณ์ต่อไป

ตารางที่ 4.15 การตรวจสอบแบบจำลอง ARIMA with GARCH-M

แบบจำลอง ARIMA with GARCH-M	ค่าสถิติ			
	Q-statistic (lag 36)	Probability (lag 72)	Q-statistic (lag 36)	Probability (lag 72)
ARIMA(0,2,1) with GARCH-M(1,1)	15894	0.0000	24634	0.0000
ARIMA(1,2,2) with GARCH-M(1,1)	1463.90	0.0000	2381.30	0.0000
ARIMA(9,2,0) with GARCH-M(1,1)	41.981	0.0330	81.661	0.0570
ARIMA(0,2,2) with GARCH-M(1,1)	14267	0.0000	24938	0.0000

ที่มา : การคำนวณ โดยใช้โปรแกรม Eviews 6

4.2.3 การพยากรณ์ (Forecasting)

เมื่อได้แบบจำลองที่เหมาะสมสำหรับข้อมูลแต่ละชุดแล้ว จึงนำแบบจำลองดังกล่าวมาพยากรณ์ราคาทองคำ ไปข้างหน้าทีละหนึ่งวันเป็นจำนวน 50 วัน โดยทำการพยากรณ์ใหม่ทุกครั้งที่น่าข้อมูลจริงเข้า และทำการบันทึกข้อมูลที่ได้จากการพยากรณ์ในแต่ละครั้ง นำค่าพยากรณ์ที่ได้มาเปรียบเทียบกับค่าจริง คำนวณหาค่า MAPE และ RMSE ได้ดังตารางการคำนวณหาค่า MAPE และ RMSE (ในภาคผนวก ค)

ตารางที่ 4.16 แสดงผลความแม่นยำในการพยากรณ์ราคาทองคำ ของแบบจำลอง ARIMA with GARCH-M

แบบจำลอง	Min APE	Max APE	SD. APE	MAPE
ARIMA(9,2,0) with GARCH-M(1,1)	0.004988954	2.819524778	0.663661402	0.83223852

แบบจำลอง	Min SE	Max SE	MSE	RMSE
ARIMA(9,2,0) with GARCH-M(1,1)	0.567373028	190334.0987	26188.97813	161.8300903

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

ผลการพิจารณาค่า Mean Absolute Percentage Error (MAPE) และค่า Root Mean Square Error (RMSE) พบว่าค่า MAPE และค่า RMSE ของแบบจำลอง ARIMA(9,2,0) with GARCH-M(1,1) (ตารางที่ 4.16) มีค่าเท่ากับ 0.83223852 และ 161.8300903 ตามลำดับ ซึ่งมีแบบจำลองที่เหมาะสมแก่การพยากรณ์เพียงแบบจำลองเดียว จึงสรุปได้ว่าแบบจำลอง ARIMA(9,2,0) with GARCH-M(1,1) เป็นแบบจำลอง GARCH-M ที่เหมาะสมที่สุด ในการนำไปใช้พยากรณ์ราคาทองคำ

4.3 ผลการศึกษาด้วยแบบจำลอง ARIMA with E-GARCH

4.3.1 การประมาณค่าพารามิเตอร์ (Estimation)

จากการพิจารณาแบบจำลอง ARIMA พบว่ารูปแบบ ARIMA อาจยังไม่ใช้รูปแบบที่เหมาะสมที่สุด จึงได้ทำการเพิ่ม E-GARCH เข้าในแบบจำลองเพื่อให้แบบจำลองนั้นมีความเหมาะสมมากขึ้น โดยสามารถคัดเลือกแบบจำลองที่น่าจะมีความเหมาะสมได้ 4 แบบจำลอง ดังตารางที่ 4.17 - 4.20

ตารางที่ 4.17 ค่าสัมประสิทธิ์และค่าสถิติของรูปแบบ ARIMA(0,2,1) with E-GARCH (1,1) ที่ศึกษา
รูปแบบจำลองที่ศึกษา

$$\log(\sigma_t^2) = 0.084555 + 0.142719 \left| \frac{\varepsilon_{t-1}}{\sigma_{t-1}} \right| - 0.018315 \frac{\varepsilon_{t-1}}{\sigma_{t-1}} + 0.982546 \log(\sigma_{t-1}^2)$$

Variable	Coefficient	Z-statistic	Prob.
C	0.024748	1.274992	0.2023
MA(1)	-1.017617	-126.1702	0.0000
Variance Equation			
C(3)	0.084555	1.200253	0.2300
C(4)	0.142719	6.218619	0.0000
C(5)	-0.018315	-1.094653	0.2737
C(6)	0.982546	144.7791	0.0000
R-squared		0.534457	
Durbin-Watson stat		2.109678	
Akaike information criterion		13.63729	
Schwarz information criterion		13.68021	
Residual sum of squared		33164983	

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

จากตารางที่ 4.17 ค่าสัมประสิทธิ์ของ MA(1) มีค่าเท่ากับ -1.017617 ค่าสัมประสิทธิ์ของ Variance Equation ได้แก่ C(3) C(4) C(5) C(6) มีค่าเท่ากับ 0.084555 0.142719 -0.018315 และ 0.982546 ตามลำดับ ซึ่งมีค่า Z-statistic แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ 1% โดยมีค่า Akaike Information Criterion(AIC) เท่ากับ 13.63729 ค่า Schwarz Information Criterion(SIC) เท่ากับ 13.68021 ค่า Durbin-Watson statistic เท่ากับ 2.109678 ค่า Residual sum of square เท่ากับ 33164983 และค่า R-squared เท่ากับ 0.534457 ซึ่งหมายความว่าตัวแปรของแบบจำลองสามารถอธิบายตัวแปรตามได้ 53.4457%

ตารางที่ 4.18 ค่าสัมประสิทธิ์และค่าสถิติของรูปแบบ ARIMA(1,2,2) with E-GARCH(1,1) ที่ศึกษา
รูปแบบจำลองที่ศึกษา

$$\log(\sigma_t^2) = 0.090046 + 0.136368 \left| \frac{\varepsilon_{t-1}}{\sigma_{t-1}} \right| - 0.003084 \frac{\varepsilon_{t-1}}{\sigma_{t-1}} + 0.982489 \log(\sigma_{t-1}^2)$$

Variable	Coefficient	Z-statistic	Prob.
C	0.063014	0.918822	0.3582
AR(1)	-0.993557	-191.8655	0.0000
MA(2)	-0.989498	-228.2833	0.0000
Variance Equation			
C(4)	0.090046	1.313019	0.1892
C(5)	0.136368	6.033544	0.0000
C(6)	-0.003084	-0.174481	0.8615
C(7)	0.982489	147.3258	0.0000
R-squared		0.522158	
Durbin-Watson stat		2.10535	
Akaike information criterion		13.668	
Schwarz information criterion		13.71814	
Residual sum of squared		34027506	

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

จากตารางที่ 4.18 ค่าสัมประสิทธิ์ของ AR(1) MA(2) มีค่าเท่ากับ -0.993557 และ -0.989498 ตามลำดับ ค่าสัมประสิทธิ์ของ Variance Equation ได้แก่ C(4) C(5) C(6) C(7) มีค่าเท่ากับ 0.090046 0.136368 -0.003084 และ 0.982489 ตามลำดับ ซึ่งมีค่า Z-statistic แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ 1% โดยมีค่า Akaike Information Criterion(AIC) เท่ากับ 13.668 ค่า Schwarz Information Criterion(SIC) เท่ากับ 13.71814 ค่า Durbin-Watson statistic เท่ากับ 2.10535 ค่า Residual sum of square เท่ากับ 34027506 และค่า R-squared เท่ากับ 0.522158 ซึ่งหมายความว่าตัวแปรของแบบจำลองสามารถอธิบายตัวแปรตามได้ 52.2158%

ตารางที่ 4.19 ค่าสัมประสิทธิ์และค่าสถิติของรูปแบบ ARIMA(9,2,0) with E-GARCH(1,1) ที่ศึกษา
รูปแบบจำลองที่ศึกษา

$$\log(\sigma_t^2) = 13.7636 + 0.247238 \left| \frac{\varepsilon_{t-1}}{\sigma_{t-1}} \right| - 0.044213 \frac{\varepsilon_{t-1}}{\sigma_{t-1}} - 0.270341 \log(\sigma_{t-1}^2)$$

Variable	Coefficient	Z-statistic	Prob.
C	0.712746	0.413874	0.6790
AR(1)	-0.914852	-18.15009	0.0000
AR(2)	-0.867101	-15.19083	0.0000
AR(3)	-0.768081	-13.04919	0.0000
AR(4)	-0.665241	-11.79113	0.0000
AR(5)	-0.52665	-8.628116	0.0000
AR(6)	-0.491542	-7.642183	0.0000
AR(7)	-0.39444	-6.483089	0.0000
AR(8)	-0.223718	-4.312095	0.0000
AR(9)	-0.147709	-3.48659	0.0005
Variance Equation			
C(11)	13.7636	4.76186	0.0000
C(12)	0.247238	3.75827	0.0002
C(13)	-0.044213	-0.923261	0.3559
C(14)	-0.270341	-1.030135	0.3029
R-squared		0.482371	
Durbin-Watson stat		2.057695	
Akaike information criterion		13.85979	
Schwarz information criterion		13.96108	
Residual sum of squared		36555508	

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

จากตารางที่ 4.19 ค่าสัมประสิทธิ์ของ AR(1) AR(2) AR(3) AR(4) AR(5) AR(6) AR(7) AR(8) AR(9) มีค่าเท่ากับ -0.914852 -0.867101 -0.768081 -0.665241 -0.52665 -0.491542 -0.39444 -0.223718 และ -0.147709 ตามลำดับ ค่าสัมประสิทธิ์ของ Variance Equation ได้แก่ C(11) C(12) C(13) C(14) มีค่าเท่ากับ 13.7636 0.247238 -0.044213 -0.270341 ตามลำดับ ซึ่งมีค่า Z-statistic แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ 1% โดยมีค่า Akaike Information Criterion(AIC) เท่ากับ 13.85979 ค่า Schwarz Information Criterion(SIC) เท่ากับ 13.96108 ค่า Durbin-Watson statistic เท่ากับ 2.057695 ค่า Residual sum of square เท่ากับ 36555508 และค่า R-squared เท่ากับ 0.482371 ซึ่งหมายความว่าตัวแปรของแบบจำลองสามารถอธิบายตัวแปรตามได้ 48.2371%

ตารางที่ 4.20 ค่าสัมประสิทธิ์และค่าสถิติของรูปแบบ ARIMA(0,2,2) with E-GARCH(1,1) ที่ศึกษา
รูปแบบจำลองที่ศึกษา

$$\log(\sigma_t^2) = 0.170192 + 0.193913 \left| \frac{\varepsilon_{t-1}}{\sigma_{t-1}} \right| - 0.014909 \frac{\varepsilon_{t-1}}{\sigma_{t-1}} + 0.971134 \log(\sigma_{t-1}^2)$$

Variable	Coefficient	Z-statistic	Prob.
C	0.026732	15.81207	0.0000
MA(1)	-0.853051	-2786.599	0.0000
MA(2)	-0.16834	-337.8666	0.0000
Variance Equation			
C(4)	0.170192	1.591685	0.1115
C(5)	0.193913	7.673488	0.0000
C(6)	-0.014909	-0.725898	0.4679
C(7)	0.971134	97.37205	0.0000
R-squared		0.514793	
Durbin-Watson stat		2.415585	
Akaike information criterion		13.68687	
Schwarz information criterion		13.73695	
Residual sum of squared		34565856	

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

จากตารางที่ 4.20 ค่าสัมประสิทธิ์ของ MA(1) MA(2) มีค่าเท่ากับ -0.853051 และ -0.16834 ค่าสัมประสิทธิ์ของ Variance Equation ได้แก่ C(4) C(5) C(6) C(7) มีค่าเท่ากับ 0.170192 0.193913 -0.014909 และ 0.971134 ตามลำดับ ซึ่งมีค่า Z-statistic แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ 1% โดยมีค่า Akaike Information Criterion(AIC) เท่ากับ 13.68687 ค่า Schwarz Information Criterion(SIC) เท่ากับ 13.73695 ค่า Durbin-Watson statistic เท่ากับ 2.415585 ค่า Residual sum of square เท่ากับ 34565856 และค่า R-squared เท่ากับ 0.514793 ซึ่งหมายความว่าตัวแปรของแบบจำลองสามารถอธิบายตัวแปรตามได้ 51.4793%

4.3.2 การตรวจสอบความถูกต้อง (Diagnostic Checking)

ในขั้นตอนการตรวจสอบความถูกต้องนั้น จะพิจารณาจากค่า Q-statistic เพื่อทดสอบคุณสมบัติความเป็น White noise ของความคลาดเคลื่อนที่ประมาณการ พบว่า Q-statistic ที่มีความล่าช้าของช่วงเวลาที่ 36 และช่วงเวลาที่ 72 ของแบบจำลอง ARIMA(0,2,2) with E-GARCH(1,1) และ ARIMA(9,2,0) with E-GARCH(1,1) ปฏิเสธสมมติฐาน ค่าความคลาดเคลื่อนที่ประมาณการมีลักษณะ White noise ที่ระดับนัยสำคัญที่ 0.01 จึงไม่สามารถใช้เป็นตัวแทนของอนุกรมเวลาเพื่อทำการพยากรณ์ได้ แต่ค่า Q-statistic ที่มีความล่าช้าของช่วงเวลาที่ 36 และช่วงเวลาที่ 72 ของแบบจำลอง ARIMA(0,2,1) with E-GARCH(1,1) และ ARIMA(1,2,2) with E-GARCH(1,1) มีค่า Probability ไม่แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญที่ระดับ 0.01 แสดงว่า ค่าความคลาดเคลื่อนที่ประมาณการของแบบจำลองมีลักษณะเป็น White noise หรือ e_t มีการกระจายแบบปกติ (Normal Distribution) ค่าเฉลี่ย (Mean) เท่ากับศูนย์และค่าความแปรปรวนเท่ากับ $\sigma^2 I$ (คงที่) ซึ่งหมายความว่าแบบจำลองทั้ง 2 แบบจำลองได้ผ่านการตรวจสอบความถูกต้องแล้วว่ามี ความเหมาะสมที่จะใช้ในการพยากรณ์ต่อไป

ตารางที่ 4.21 การตรวจสอบแบบจำลอง ARIMA with E-GARCH

แบบจำลอง ARIMA with E-GARCH	ค่าสถิติ			
	Q-statistic (lag 36)	Probability (lag 72)	Q-statistic (lag 36)	Probability (lag 72)
ARIMA(0,2,1) with E-GARCH(1,1)	40.586	0.238	77.916	0.268
ARIMA(1,2,2) with E-GARCH(1,1)	37.761	0.301	74.087	0.346
ARIMA(9,2,0) with E-GARCH(1,1)	50.444	0.004	109.51	0.000
ARIMA(0,2,2) with E-GARCH(1,1)	64.14	0.001	102.21	0.007

ที่มา : การคำนวณ โดยใช้โปรแกรม Eviews 6

4.3.2 การพยากรณ์ (Forecasting)

เมื่อได้แบบจำลองที่เหมาะสมสำหรับข้อมูลแต่ละชุดแล้ว จึงนำแบบจำลองดังกล่าวมาพยากรณ์ราคาทองคำ ไปข้างหน้าทีละหนึ่งวันเป็นจำนวน 50 วัน โดยทำการพยากรณ์ใหม่ทุกครั้งที่น่าข้อมูลจริงเข้า และทำการบันทึกข้อมูลที่ได้จากการพยากรณ์ในแต่ละครั้ง นำค่าพยากรณ์ที่ได้มาเปรียบเทียบกับค่าจริง คำนวณหาค่า MAPE และ RMSE ได้ดังตารางการคำนวณหาค่า MAPE และ RMSE (ในภาคผนวก ค)

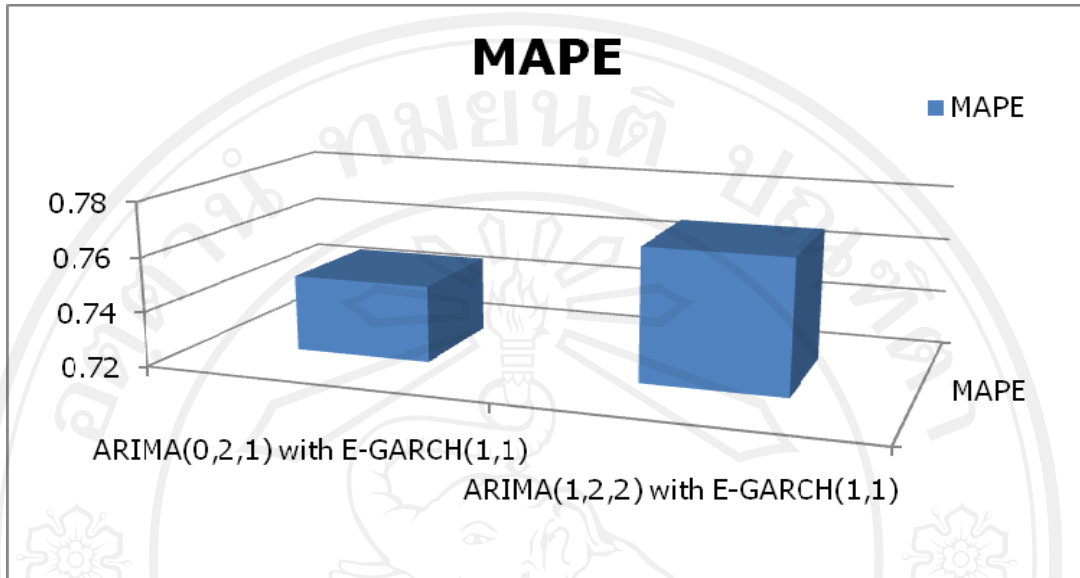
ตารางที่ 4.22 แสดงผลการเปรียบเทียบความแม่นยำในการพยากรณ์ราคาทองคำของแบบจำลอง ARIMA with E-GARCH ทั้ง 2

แบบจำลอง	Min APE	Max APE	SD. APE	MAPE
ARIMA(0,2,1) with E-GARCH(1,1)	0.018138675	2.182728056	0.638001519	0.74814106
ARIMA(1,2,2) with E-GARCH(1,1)	0.02173566	2.484117839	0.64281063	0.768482396

แบบจำลอง	Min SE	Max SE	MSE	RMSE
ARIMA(0,2,1) with E-GARCH(1,1)	7.100674995	113709.9114	22441.53947	149.8050048
ARIMA(1,2,2) with E-GARCH(1,1)	11.04988432	147279.8885	23325.99741	152.7285088

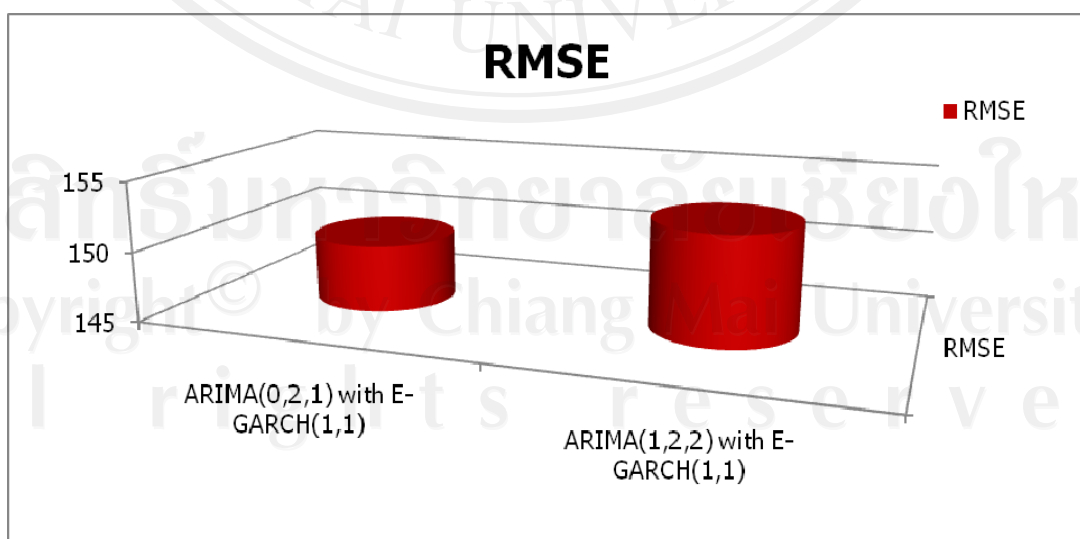
ที่มา : การคำนวณ โดยใช้โปรแกรม Eviews 6

รูปที่ 4.3 กราฟแสดงการเปรียบเทียบค่า MAPE ที่ใช้ในการทดสอบแบบจำลอง E-GARCH



ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

รูปที่ 4.4 กราฟแสดงการเปรียบเทียบค่า RMSE ที่ใช้ในการทดสอบแบบจำลอง E-GARCH



ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

ผลการพิจารณาค่า Mean Absolute Percentage Error (MAPE) และค่า Root Mean Square Error (RMSE) ของทั้ง 2 แบบจำลอง พบว่าค่า MAPE และค่า RMSE ของแบบจำลอง ARIMA(0,2,1) with E-GARCH(1,1) (ตารางที่ 4.22) มีค่าน้อยที่สุด เท่ากับ 0.74814106 และ 149.8050048 ตามลำดับ จึงสรุปได้ว่าแบบจำลอง ARIMA(0,2,1) with E-GARCH(1,1) เป็นแบบจำลอง E-GARCH ที่เหมาะสมที่สุด ในการนำไปใช้พยากรณ์ราคาทองคำ

4.4 ผลการศึกษาด้วยแบบจำลอง ARIMA with GJR

4.4.1 การประมาณค่าพารามิเตอร์ (Estimation)

จากการพิจารณาแบบจำลอง ARIMA พบว่ารูปแบบ ARIMA อาจยังไม่ใช่วิธีแบบที่เหมาะสมที่สุด จึงได้ทำการเพิ่ม GJR เข้าในแบบจำลองเพื่อให้แบบจำลองนั้นมีความเหมาะสมมากขึ้น โดยสามารถคัดเลือกแบบจำลองที่น่าจะมีความเหมาะสมได้ 4 แบบจำลอง ดังตารางที่ 4.23 - 4.26

ตารางที่ 4.23 ค่าสัมประสิทธิ์และค่าสถิติของรูปแบบ ARIMA(0,2,1) with GJR(1,1) ที่ศึกษา
รูปแบบจำลองที่ศึกษา

$$h_t = 74802.28 + 0.046025 \varepsilon_{t-1}^2 + 0.046885 I(\varepsilon_{t-1}) \varepsilon_{t-1}^2 - 0.420621 h_{t-1}$$

Variable	Coefficient	Z-statistic	Prob.
C	0.03514	0.565513	0.5717
MA(1)	-1.020564	-76.66143	0.0000
Variance Equation			
C	74802.28	7.87924	0.0000
RESID(-1)^2	0.046025	3.362222	0.0008
RESID(-1)^2*(RESID(-1)<0)	0.046885	1.414539	0.1572
GARCH(-1)	-0.420621	-2.992423	0.0028
R-squared		0.536234	
Durbin-Watson stat		2.111536	
Akaike information criterion		13.71509	
Schwarz information criterion		13.75801	
Residual sum of squared		33038376	

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

จากตารางที่ 4.23 ค่าสัมประสิทธิ์ของ MA(1) มีค่าเท่ากับ -1.020564 ค่าสัมประสิทธิ์ของ Variance Equation ได้แก่ RESID(-1)^2 RESID(-1)^2*(RESID(-1)<0) GARCH(-1) มีค่าเท่ากับ 0.046025 0.046885 และ -0.420621 ตามลำดับ ซึ่งมีค่า Z-statistic แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ 1% โดยมีค่า Akaike Information Criterion(AIC) เท่ากับ 13.71509 ค่า Schwarz Information Criterion(SIC) เท่ากับ 13.75801 ค่า Durbin-Watson statistic เท่ากับ 2.111536 ค่า Residual sum of square เท่ากับ 33038376 และค่า R-squared เท่ากับ 0.536234 ซึ่งหมายความว่าตัวแปรของแบบจำลองสามารถอธิบายตัวแปรตามได้ 53.6234%

ตารางที่ 4.24 ค่าสัมประสิทธิ์และค่าสถิติของรูปแบบ ARIMA(1,2,2) with GJR(1,1) ที่ศึกษา
รูปแบบจำลองที่ศึกษา

$$h_t = 1096.306 + 0.047419\varepsilon_{t-1}^2 + 0.000974I(\varepsilon_{t-1})\varepsilon_{t-1}^2 + 0.933818h_{t-1}$$

Variable	Coefficient	Z-statistic	Prob.
C	0.054779	0.780054	0.4354
AR(1)	-0.994109	-192.7638	0.0000
MA(2)	-0.990356	-261.8586	0.0000
Variance Equation			
C	1096.306	3.203022	0.0014
RESID(-1)^2	0.047419	4.606061	0.0000
RESID(-1)^2*(RESID(-1)<0)	0.000974	0.052227	0.9583
GARCH(-1)	0.933818	65.80463	0.0000
R-squared		0.522353	
Durbin-Watson stat		2.105274	
Akaike information criterion		13.6786	
Schwarz information criterion		13.72874	
Residual sum of squared		34013662	

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

จากตารางที่ 4.24 ค่าสัมประสิทธิ์ของ AR(1) MA(2) มีค่าเท่ากับ -0.994109 และ -0.990356 ตามลำดับ ค่าสัมประสิทธิ์ของ Variance Equation ได้แก่ RESID(-1)^2 RESID(-1)^2*(RESID(-1)<0) GARCH(-1) มีค่าเท่ากับ 0.047419 0.000974 และ 0.933818 ตามลำดับ ซึ่งมีค่า Z-statistic แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ 1% โดยมีค่า Akaike Information Criterion(AIC) เท่ากับ 13.6786 ค่า Schwarz Information Criterion(SIC) เท่ากับ 13.72874 ค่า Durbin-Watson statistic เท่ากับ 2.105274 ค่า Residual sum of square เท่ากับ 34013662 และค่า R-squared เท่ากับ 0.522353 ซึ่งหมายความว่าตัวแปรของแบบจำลองสามารถอธิบายตัวแปรตามได้ 52.2353%

ตารางที่ 4.25 ค่าสัมประสิทธิ์และค่าสถิติของรูปแบบ ARIMA(9,2,0) with GJR(1,1) ที่ศึกษา
รูปแบบจำลองที่ศึกษา

$$h_t = 69545.79 + 0.0787\varepsilon_{t-1}^2 + 0.089565I(\varepsilon_{t-1})\varepsilon_{t-1}^2 - 0.2134071h_{t-1}$$

Variable	Coefficient	Z-statistic	Prob.
C	1.757554	0.95928	0.3374
AR(1)	-0.891024	-16.12211	0.0000
AR(2)	-0.850498	-14.68086	0.0000
AR(3)	-0.747946	-11.01101	0.0000
AR(4)	-0.639698	-9.760691	0.0000
AR(5)	-0.523148	-7.695521	0.0000
AR(6)	-0.4941	-7.239535	0.0000
AR(7)	-0.400613	-6.428397	0.0000
AR(8)	-0.213921	-3.952819	0.0001
AR(9)	-0.155708	-3.55682	0.0004
Variance Equation			
C	69545.79	6.502719	0.0000
RESID(-1)^2	0.0787	2.70029	0.0069
RESID(-1)^2*(RESID(-1)<0)	0.089565	1.046832	0.2952
GARCH(-1)	-0.213407	-1.436177	0.1510
R-squared		0.48016	
Durbin-Watson stat		2.103893	
Akaike information criterion		13.85469	
Schwarz information criterion		13.95599	
Residual sum of squared		36711603	

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

จากตารางที่ 4.25 ค่าสัมประสิทธิ์ของ AR(1) AR(2) AR(3) AR(4) AR(5) AR(6) AR(7) AR(8) AR(9) มีค่าเท่ากับ -0.891024 -0.850498 -0.747946 -0.639698 -0.523148 -0.4941 -0.400613 -0.213921 และ -0.155708 ตามลำดับ ค่าสัมประสิทธิ์ของ Variance Equation ได้แก่ $\text{RESID}(-1)^2$ $\text{RESID}(-1)^2 * (\text{RESID}(-1) < 0)$ GARCH(-1) มีค่าเท่ากับ 0.0787 0.089565 และ -0.213407 ตามลำดับ ซึ่งมีค่า Z-statistic แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ 1% โดยมีค่า Akaike Information Criterion(AIC) เท่ากับ 13.85469 ค่า Schwarz Information Criterion(SIC) เท่ากับ 13.95599 ค่า Durbin-Watson statistic เท่ากับ 2.103893 ค่า Residual sum of square เท่ากับ 36711603 และค่า R-squared เท่ากับ 0.48016 ซึ่งหมายความว่าตัวแปรของแบบจำลองสามารถอธิบายตัวแปรตามได้ 48.016%

ตารางที่ 4.26 ค่าสัมประสิทธิ์และค่าสถิติของรูปแบบ ARIMA(0,2,2) with GJR(1,1) ที่ศึกษา
รูปแบบจำลองที่ศึกษา

$$h_t = 74804.39 + 0.075115\varepsilon_{t-1}^2 + 0.02555I(\varepsilon_{t-1})\varepsilon_{t-1}^2 - 0.346891h_{t-1}$$

Variable	Coefficient	Z-statistic	Prob.
C	0.021323	1.272427	0.2032
MA(1)	-0.82671	-16.87101	0.0000
MA(2)	-0.191807	-3.715024	0.0002
Variance Equation			
C	74804.39	9.239791	0.0000
RESID(-1)^2	0.075115	3.417647	0.0006
RESID(-1)^2*(RESID(-1)<0)	0.02555	1.167976	0.2428
GARCH(-1)	-0.346891	-3.490088	0.0005
R-squared		0.508232	
Durbin-Watson stat		2.457869	
Akaike information criterion		13.75713	
Schwarz information criterion		13.80721	
Residual sum of squared		35033251	

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

จากตารางที่ 4.26 ค่าสัมประสิทธิ์ของ MA(1) MA(2) มีค่าเท่ากับ -0.82671 และ -0.191807 ตามลำดับ ค่าสัมประสิทธิ์ของ Variance Equation ได้แก่ RESID(-1)^2 RESID(-1)^2*(RESID(-1)<0) GARCH(-1) มีค่าเท่ากับ 0.075115 0.02555 และ -0.346891 ตามลำดับ ซึ่งมีค่า Z-statistic แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติที่ระดับ 1% โดยมีค่า Akaike Information Criterion(AIC) เท่ากับ 13.75713 ค่า Schwarz Information Criterion(SIC) เท่ากับ 13.80721 ค่า Durbin-Watson statistic เท่ากับ 2.457869 ค่า Residual sum of square เท่ากับ 35033251 และค่า R-squared เท่ากับ 0.508232 ซึ่งหมายความว่าตัวแปรของแบบจำลองสามารถอธิบายตัวแปรตามได้ 50.8232%

4.4.2 การตรวจสอบความถูกต้อง (Diagnostic Checking)

ในขั้นตอนการตรวจสอบความถูกต้องนั้น จะพิจารณาจากค่า Q-statistic เพื่อทดสอบคุณสมบัติความเป็น White noise ของความคลาดเคลื่อนที่ประมาณการ พบว่า Q-statistic ที่มีความล่าช้าของช่วงเวลาที่ 36 และช่วงเวลาที่ 72 ของแบบจำลอง ARIMA(9,2,0) with GJR(1,1) และ ARIMA(0,2,2) with GJR(1,1) ปฏิเสธสมมติฐาน ค่าความคลาดเคลื่อนที่ประมาณการมีลักษณะ White noise ที่ระดับนัยสำคัญที่ 0.01 จึงไม่สามารถใช้เป็นตัวแทนของอนุกรมเวลาเพื่อทำการพยากรณ์ได้ แต่ค่า Q-statistic ที่มีความล่าช้าของช่วงเวลาที่ 36 และช่วงเวลาที่ 72 ของแบบจำลอง ARIMA(0,2,1) with GJR(1,1) และ ARIMA(1,2,1) with GJR(1,1) มีค่า Probability ไม่แตกต่างจากศูนย์อย่างมีนัยสำคัญที่ระดับ 0.01 แสดงว่า ค่าความคลาดเคลื่อนที่ประมาณการของแบบจำลองมีลักษณะเป็น White noise หรือ e_t มีการกระจายแบบปกติ (Normal Distribution) ค่าเฉลี่ย (Mean) เท่ากับศูนย์และค่าความแปรปรวนเท่ากับ $\sigma^2 I$ (คงที่) ซึ่งหมายความว่าแบบจำลองทั้ง 2 แบบจำลองได้ผ่านการตรวจสอบความถูกต้องแล้วว่ามีคุณสมบัติที่จะใช้ในการพยากรณ์ต่อไป

ตารางที่ 4.27 การตรวจสอบแบบจำลอง ARIMA with GJR(1,1)

แบบจำลอง ARIMA with GJR	ค่าสถิติ			
	Q-statistic (lag 36)	Probability (lag 72)	Q-statistic (lag 36)	Probability (lag 72)
ARIMA(0,2,1) with GJR(1,1)	42.856	0.170	89.970	0.064
ARIMA(1,2,1) with GJR(1,1)	37.550	0.310	72.545	0.394
ARIMA(9,2,0) with GJR(1,1)	50.260	0.004	106.980	0.000
ARIMA(0,2,2) with GJR(1,1)	59.765	0.004	101.740	0.008

ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

4.4.3 การพยากรณ์ (Forecasting)

เมื่อได้แบบจำลองที่เหมาะสมสำหรับข้อมูลแต่ละชุดแล้ว จึงนำแบบจำลองดังกล่าวมาพยากรณ์ราคาทองคำ ไปข้างหน้าทีละหนึ่งวันเป็นจำนวน 50 วัน โดยทำการพยากรณ์ใหม่ทุกครั้งที่น่าข้อมูลจริงเข้า และทำการบันทึกข้อมูลที่ได้จากการพยากรณ์ในแต่ละครั้ง นำค่าพยากรณ์ที่ได้มาเปรียบเทียบกับค่าจริง คำนวณหาค่า MAPE และ RMSE ได้ดังตารางการคำนวณหาค่า MAPE และ RMSE (ในภาคผนวก ก)

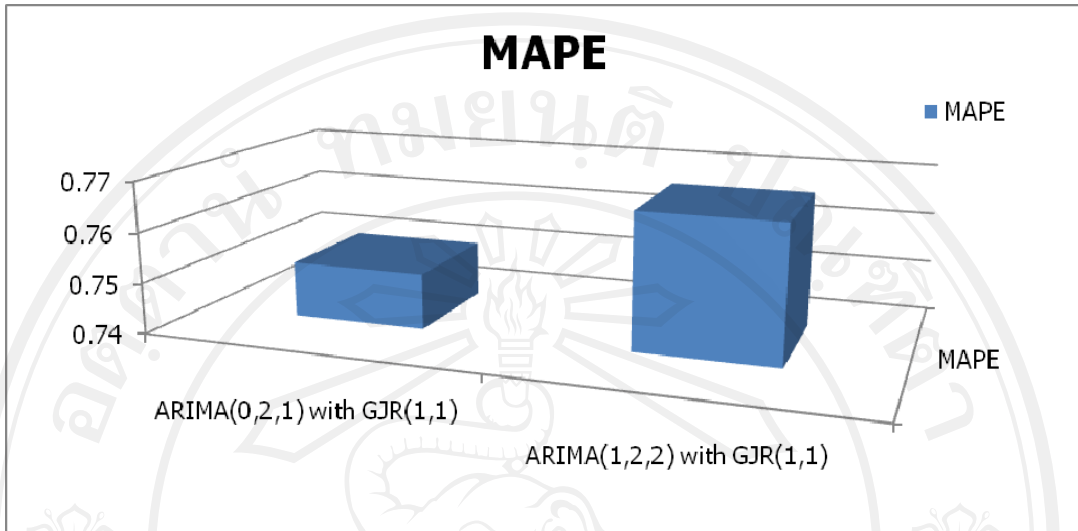
ตารางที่ 4.28 แสดงผลการเปรียบเทียบความแม่นยำในการพยากรณ์ราคาทองคำ ของแบบจำลอง ARIMA with GJR ทั้ง 2

แบบจำลอง	Min APE	Max APE	SD. APE	MAPE
ARIMA(0,2,1) with GJR(1,1)	0.008408858	2.175457068	0.636966859	0.751063622
ARIMA(1,2,2) with GJR (1,1)	0.020195991	2.379189697	0.649733811	0.766796191

แบบจำลอง	Min SE	Max SE	MSE	RMSE
ARIMA(0,2,1) with GJR(1,1)	1.643054431	112953.6043	22522.92292	150.0763903
ARIMA(1,2,2) with GJR(1,1)	9.281063806	135100.576	23394.46065	152.9524784

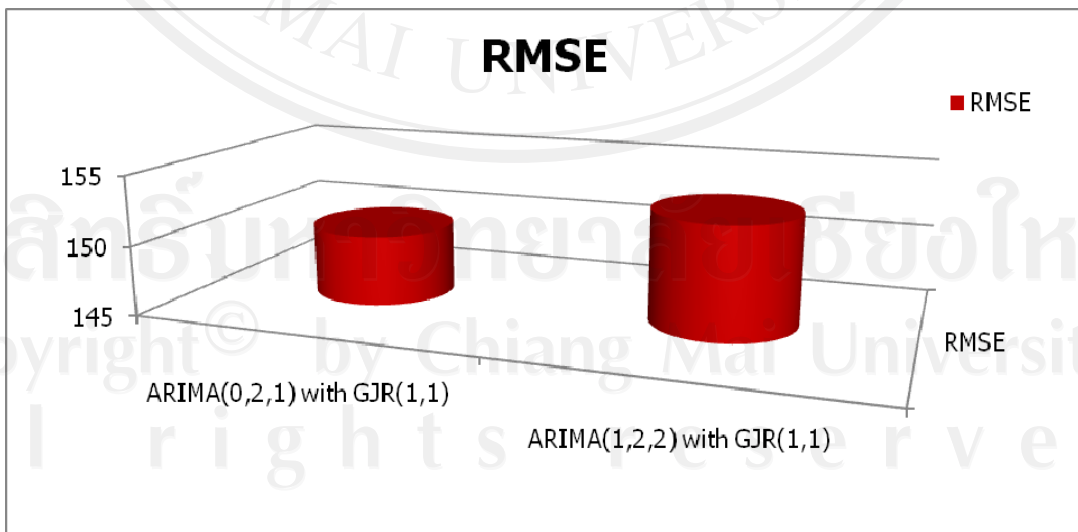
ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

รูปที่ 4.5 กราฟแสดงการเปรียบเทียบค่า MAPE ที่ใช้ในการทดสอบแบบจำลอง GJR



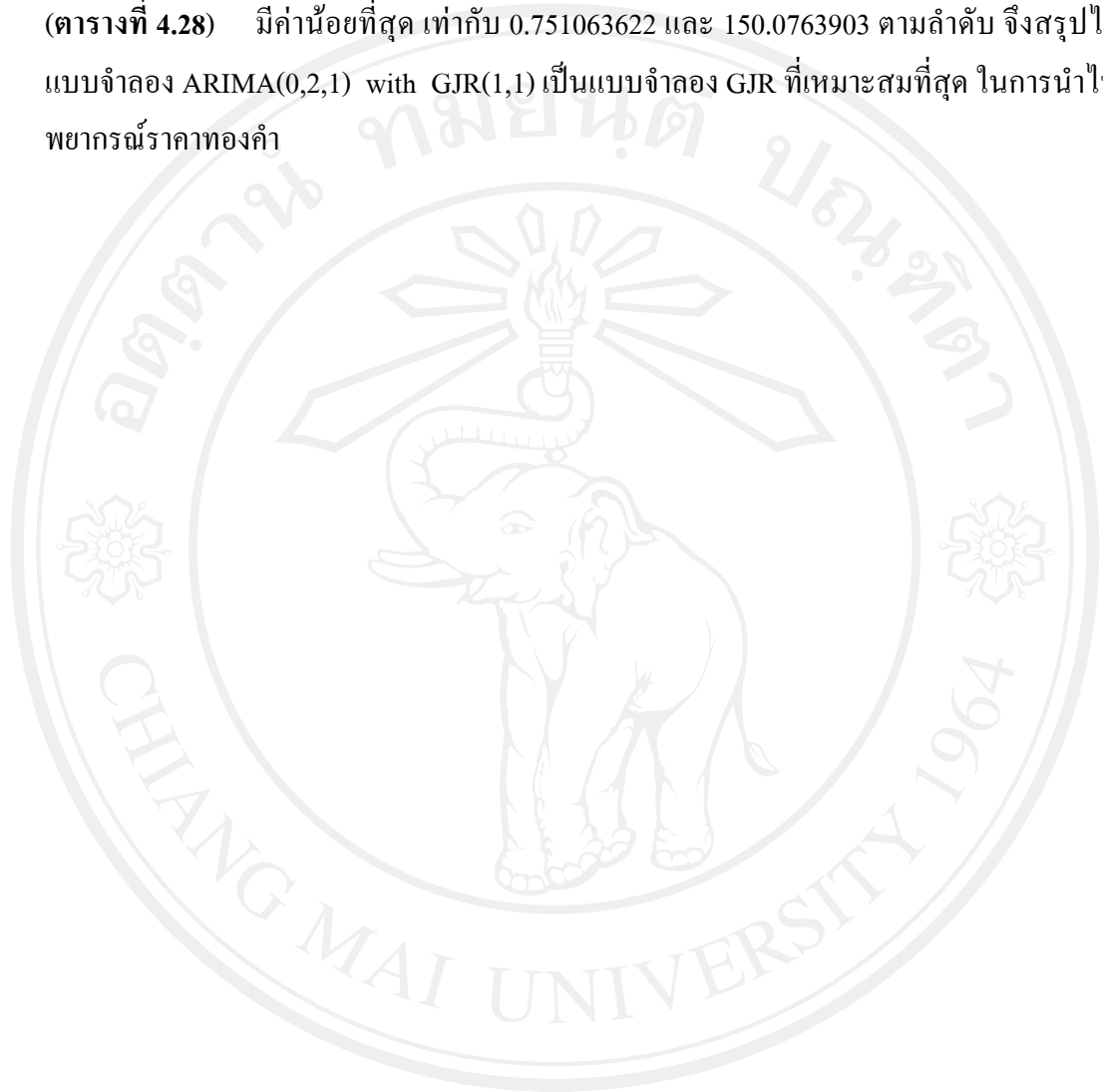
ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

รูปที่ 4.6 กราฟแสดงการเปรียบเทียบค่า RMSE ที่ใช้ในการทดสอบแบบจำลอง GJR



ที่มา : การคำนวณโดยใช้โปรแกรม Eviews 6

ผลการพิจารณาค่า Mean Absolute Percentage Error (MAPE) และค่า Root Mean Square Error (RMSE) ของทั้ง 2 แบบจำลอง พบว่าค่า MAPE และค่า RMSE ของทั้ง 2 แบบจำลอง (ตารางที่ 4.28) มีค่าน้อยที่สุด เท่ากับ 0.751063622 และ 150.0763903 ตามลำดับ จึงสรุปได้ว่าแบบจำลอง ARIMA(0,2,1) with GJR(1,1) เป็นแบบจำลอง GJR ที่เหมาะสมที่สุด ในการนำไปใช้พยากรณ์ราคาทองคำ



ลิขสิทธิ์มหาวิทยาลัยเชียงใหม่
Copyright© by Chiang Mai University
All rights reserved

4.5 สรุปผลการศึกษา

จากการศึกษาการพยากรณ์ราคาทองคำ โดยเลือกใช้เทคนิคในการศึกษา 4 แบบจำลอง ได้แก่ แบบจำลอง ARIMA แบบจำลอง GARCH-M แบบจำลอง E-GARCH แบบจำลอง และแบบจำลอง GJR ผลการเปรียบเทียบความแม่นยำในการพยากรณ์ ปรากฏผลดังตารางที่ 4.29 -4.30 และรูปที่ 4.7 – 4.8

ตารางที่ 4.29 แสดงผลการเปรียบเทียบความแม่นยำในการพยากรณ์ วัต โดยใช้ MAPE

แบบจำลอง	MAPE
ARIMA(0,2,1)	0.749053237
ARIMA(9,2,0) with GARCH-M(1,1)	0.83223852
ARIMA(0,2,1) with E-GARCH(1,1)	0.74814106
ARIMA(0,2,1) with GJR(1,1)	0.751063622

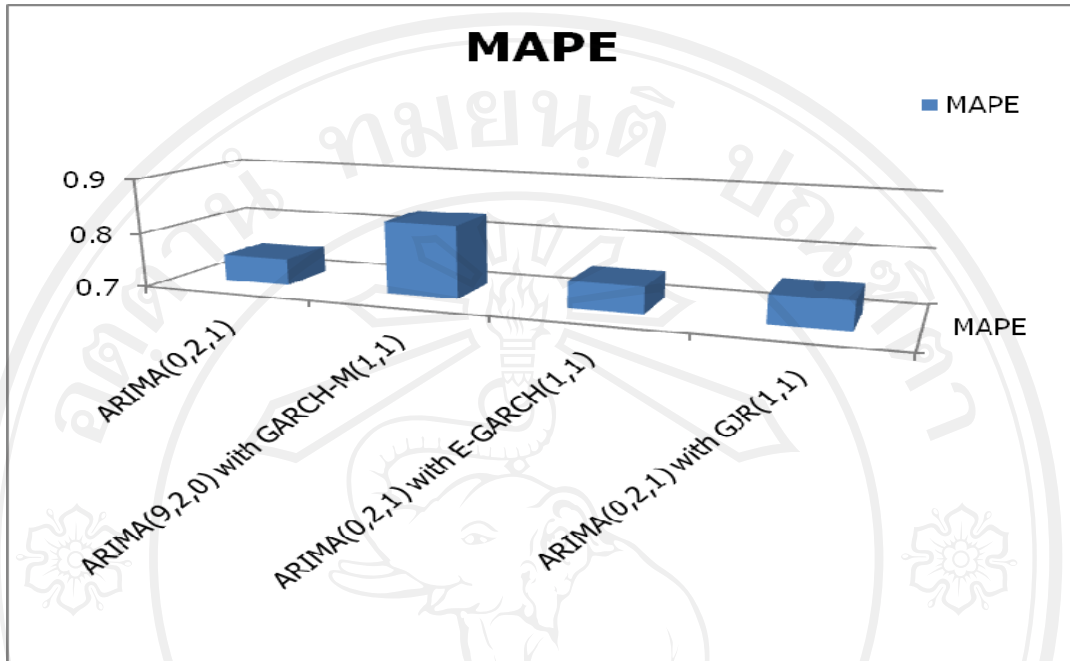
ที่มา : การคำนวณ

ตารางที่ 4.30 แสดงผลการเปรียบเทียบความแม่นยำในการพยากรณ์ วัต โดยใช้ RMSE

แบบจำลอง	RMSE
ARIMA(0,2,1)	150.0463967
ARIMA(9,2,0) with GARCH-M(1,1)	161.8300903
ARIMA(0,2,1) with E-GARCH(1,1)	149.8050048
ARIMA(0,2,1) with GJR(1,1)	150.0763903

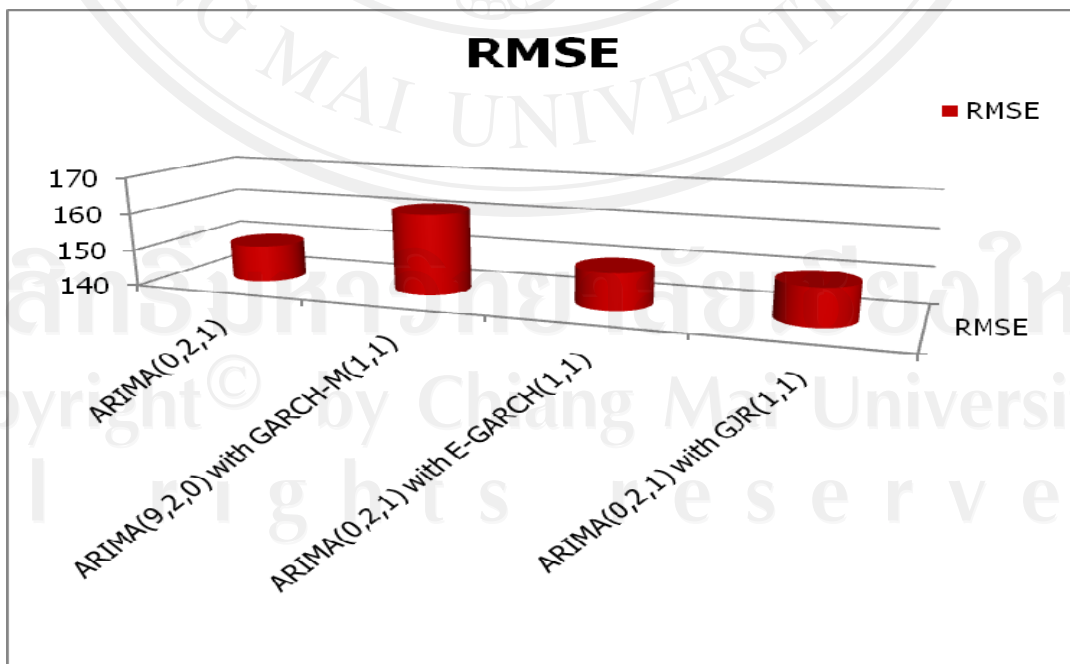
ที่มา : การคำนวณ

รูปที่ 4.7 กราฟแสดงผลการเปรียบเทียบ MAPE



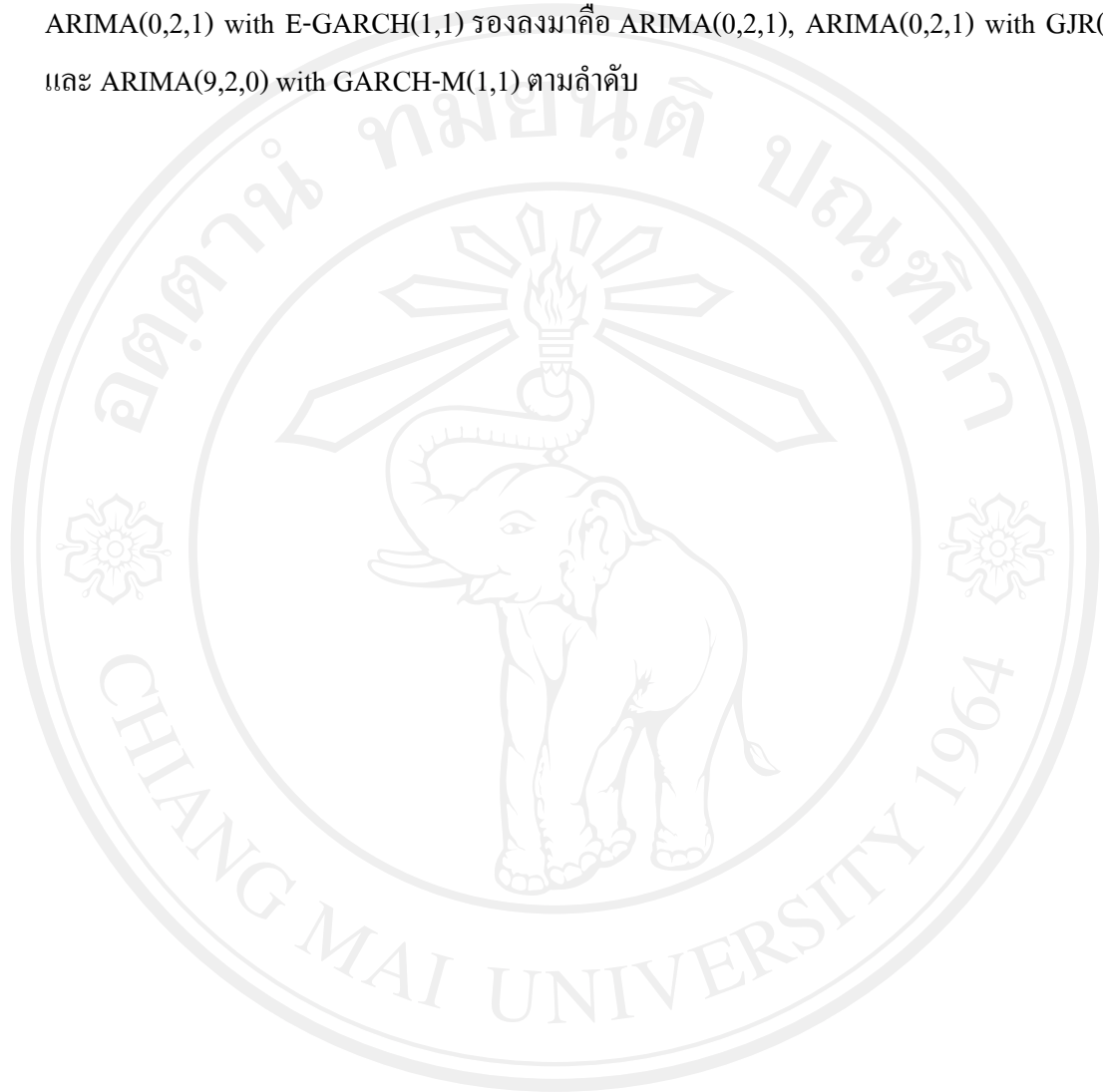
ที่มา : การคำนวณ

รูปที่ 4.8 กราฟแสดงผลการเปรียบเทียบ RMSE



ที่มา : การคำนวณ

จากตารางที่ 4.29 และ 4.30 รูปที่ 4.7 และ 4.8 พิจารณาค่า MAPE และค่า RMSE ที่ดีที่สุดของแต่ละแบบจำลองมาสรุป ผลปรากฏว่าแบบจำลองที่สามารถพยากรณ์ราคาทองคำ ที่ดีที่สุดคือ ARIMA(0,2,1) with E-GARCH(1,1) รองลงมาคือ ARIMA(0,2,1), ARIMA(0,2,1) with GJR(1,1) และ ARIMA(9,2,0) with GARCH-M(1,1) ตามลำดับ



ลิขสิทธิ์มหาวิทยาลัยเชียงใหม่
Copyright© by Chiang Mai University
All rights reserved