

บทที่ 3

ระเบียบวิธีวิจัย

การศึกษาเรื่อง “การวิเคราะห์ความสัมพันธ์ระหว่างความผันผวนของอัตราเงินเฟ้อและอัตราดอกเบี้ยของประเทศไทย” มีระเบียบวิธีวิจัยดังนี้

3.1 วิธีการวิจัย

การดำเนินการวิจัยแบ่งเป็น 5 ขั้นตอนดังต่อไปนี้

3.1.1. เนื่องจากข้อมูลที่นำมาศึกษาระบบนี้ เป็นข้อมูลอนุกรมเวลา ซึ่งข้อมูลอนุกรมเวลาอาจจะมีลักษณะนิ่งหรือไม่นิ่ง ดังนั้นจึงมีความจำเป็นที่จะต้องนำข้อมูลมาทดสอบความนิ่ง ของตัวแปรที่นำมาทำการศึกษาโดยวิธี Augmented Dickey – Fuller Test (ADF) ตามสมการที่ (2.1.1.5) – (2.1.1.7)

3.1.2. นำตัวแปรที่ทำการทดสอบโดยวิธี Augmented Dickey – Fuller Test (ADF) แล้วมาวิเคราะห์หาแบบจำลองที่เหมาะสมโดยการใช้แบบจำลอง Autoregressive Moving Average (ARMA(p,q)) ตามสมการที่ (2.1.2.1)

การประมาณแบบจำลอง Autoregressive Moving Average (ARMA) ในสมการ (2.1.2.1) มีขั้นตอนดังต่อไปนี้

1) สร้าง Correlogram ซึ่งแสดง ACF (Autocorrelation Function) และ PACF (Partial Autocorrelation Function) เพื่อใช้ในการพิจารณาเลือกรูปแบบที่เหมาะสมของอนุกรมเวลา ARMA (p,q)

2) ประมาณค่าสมการค่าเฉลี่ยโดยเลือกใช้ lag p และ q ที่ได้จากการวิเคราะห์ Correlogram ตามข้อ 1)

3) ตรวจสอบรูปแบบที่เหมาะสมเพื่อพิจารณาว่าส่วนที่เหลือ (Residuals) ไม่เกิด Serial Correlation โดยทำการทดสอบค่า Q_{LB} - Statistic และ Breusch-Godfrey Serial Correlation LM โดยถ้ายอมรับสมมติฐานหลักแสดงว่าแบบจำลองมีความเหมาะสมแล้ว

4) เลือกแบบจำลองที่เหมาะสม (Model selection) โดยวิธี พิจารณา Schwarz Information Criteria (SIC) ตามสมการที่ (2.1.3.2) โดยค่าที่น้อยที่สุดจะเป็นรูปแบบที่ดีที่สุด

3.1.3. ศึกษาความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข (Conditional volatility) ของอัตราเงินเฟ้อ และอัตราดอกเบี้ย และความสัมพันธ์ของ Standardized shocks ระหว่างอัตราเงินเฟ้อ และอัตราดอกเบี้ย โดยใช้แบบจำลองทางเศรษฐมิติ อันได้แก่

- 1) ในการศึกษารังนีกำหนด p และ q สำหรับกระบวนการ Generalized Autoregressive Conditional Heteroscedasticity หรือ GARCH (p,q) คือ GARCH (1,1) ตามสมการที่ (3.3.1.2) และ (3.3.1.3)
- 2) ในการศึกษารังนีกำหนด p และ q สำหรับกระบวนการ Asymmetric Univariate GARCH หรือ GJR (p,q) คือ GJR (1,1) ตามสมการที่ (3.3.2.4) และ (3.3.2.5)
- 3) แบบจำลอง Constant Conditional Correlation (CCC) ตามหัวข้อที่ (3.3.3)
- 4) แบบจำลอง Dynamic Conditional Correlation (DCC) ตามสมการที่ (3.3.4.1)

3.1.4. ศึกษาความสัมพันธ์เชิงคุณภาพระยะยาวระหว่างความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข (Conditional volatility) ของอัตราเงินเฟ้อ และอัตราดอกเบี้ย โดยอาศัยวิธี Cointegration

- 3.1.5. เปรียบเทียบ และสรุปผลที่ได้จากการศึกษาแบบจำลอง
- 1) GARCH (1,1) ตามสมการที่ (3.3.1.2) และ (3.3.1.3)
 - 2) GJR (1,1) ตามสมการที่ (3.3.2.4) และ (3.3.2.5)
 - 3) CCC ตามหัวข้อที่ (3.3.3) และ
 - 4) DCC ตามสมการที่ (3.3.4.1)

3.2 ข้อมูลที่ใช้ในการศึกษา

ข้อมูลที่ใช้ในการวิเคราะห์จะใช้ข้อมูลทุติยภูมิ (Secondary Data) โดยมีการเก็บรวบรวมข้อมูลทางสถิติ และเอกสารทางวิชาการจากแหล่งข้อมูลต่างๆ ดังนี้

- 1) ห้องสมุดคณะเศรษฐศาสตร์
- 2) ศูนย์การเงินและการลงทุนมหาวิทยาลัยเชียงใหม่ (Finance and Investment Center : FIC)
- 3) ข้อมูลอ้างอิงจาก website <http://www.bot.or.th> ของธนาคารแห่งประเทศไทย
- 4) แหล่งข้อมูลอื่นๆ จากอินเตอร์เน็ต

3.3 แบบจำลองที่ใช้ในการศึกษา

แบบจำลองที่นำมาใช้ในการศึกษาความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข (Conditional volatility) ของอัตราเงินเพื่อ และอัตราดอกเบี้ย และความสัมพันธ์ของตัวแปรสุ่ม (Standardized shocks) ระหว่างอัตราเงินเพื่อ และอัตราดอกเบี้ย ได้อาศัยเครื่องมือทางเศรษฐกิจ ได้แก่

3.3.1 แบบจำลอง Generalized Autoregressive Conditional Heteroscedasticity

GARCH (1,1) ซึ่งเป็นแบบจำลองของ Bollerslev (1990) และดังนี้

$$h_t | \varpi_2 \zeta_{R_{t41}}^2 2 \eta h_{t41} \quad (3.3.1.1)$$

โดยสามารถนำมาเขียนสมการความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข (Conditional volatility) ของอัตราดอกเบี้ย ได้ดังนี้

$$h_t^{R_i} | \varpi_{R_i} 2 \zeta_{R_i} K_{R_i t41}^2 2 \eta_{R_i} h_{t41}^{R_i} \quad (3.3.1.2)$$

โดยที่

$$R_i = (MRR, MLR)$$

MRR = อัตราดอกเบี้ยเงินกู้ขั้นต่ำที่ธนาคารพาณิชย์เรียกเก็บ

จากลูกค้ารายย่อยชั้นดี (Minimum Retail Rate)

$$MLR = \text{อัตราดอกเบี้ยเงินกู้ขั้นต่ำที่ธนาคารพาณิชย์เรียกเก็บ}$$

จากลูกค้ารายใหญ่ชั้นดี (Minimum Loan Rate)

$$h_t^{R_i} = \text{ความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข (Conditional volatility)}$$

ของอัตราดอกเบี้ย R_i

$$\zeta_{R_i} = \text{ARCH effects หรือผลกระแทบในระยะสั้นจาก}$$

ตัวแปรสุ่มต่อความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข

$$(Conditional volatility) ของอัตราดอกเบี้ย $R_i$$$

η_{R_i} = GARCH effects หรือผลกระบวนการของตัวแปรสุ่ม
 ต่อความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข (Conditional
 volatility) ของอัตราดอกเบี้ย R_i ในระยะยาวโดย
 เรียกว่า $\zeta_{R_i} + \eta_{R_i}$
 K_{R_i} = ตัวแปรสุ่มของอัตราดอกเบี้ย R_i
 t = เวลา ณ เวลาที่ $1, \dots, n$.

สมการความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข (Conditional volatility) ของอัตราเงินเฟ้อ
 แสดง ได้ดังนี้

$$h_t^{IN_i} | \varpi_{IN_i} 2 \zeta_{IN_i} K_{IN_i t41}^2 2 \eta_{IN_i} h_{t41}^{IN_i} \quad (3.3.1.3)$$

โดยที่

IN_i = ($INCI, INPI$)
 $INCI$ = อัตราเงินเฟ้อที่วัดจากอัตราการเปลี่ยนแปลงของดัชนี
 ราคาผู้บริโภค (Consumer Price Index)

$INPI$ = อัตราเงินเฟ้อที่วัดจากอัตราการเปลี่ยนแปลงของดัชนี
 ราคาผู้ผลิต (Producer Price Index)

$h_t^{IN_i}$ = ความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข (Conditional volatility)

ของอัตราการเงินเฟ้อ IN_i

ζ_{IN_i} = ARCH effects หรือผลกระบวนการในระยะสั้นจาก
 ตัวแปรสุ่มต่อความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข

(Conditional volatility) ของอัตราการเงินเฟ้อ IN_i

η_{IN_i} = GARCH effects หรือผลกระบวนการของตัวแปรสุ่ม
 ต่อความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข (Conditional
 volatility) ของอัตราเงินเฟ้อ IN_i ในระยะยาว โดย
 เรียกว่า $\zeta_{IN_i} + \eta_{IN_i}$

κ_{IN_i} = ตัวแปรสุ่มของอัตราการเงินเพื่อ IN_i
 t = เวลา ณ เวลาที่ $1, \dots, n$.

3.3.2 แบบจำลอง Asymmetric Univariate GARCH ; GJR(1,1)

แบบจำลอง Asymmetric Univariate GARCH หรือ GJR เป็นแบบจำลองของ Glosten et al (1992) เป็นการรวมการพิจารณาถึงพฤติกรรมความไม่สมมาตรของผลกระแทบจากตัวแปรสุ่มทางบวก (Positive shocks) และตัวแปรสุ่มทางลบ (Negative shocks) ซึ่งในแบบจำลองนี้ตัวแปรสุ่มทางบวก (Positive shocks) และ ตัวแปรสุ่มทางลบ (Negative shocks) จะส่งผลกระทบต่อความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข (Conditional volatility) แตกต่างกัน

แบบจำลอง Asymmetric Univariate GARCH หรือ GJR เป็นการลดรูปแบบจำลอง Vector Autoregressive Moving Average – Asymmetric GARCH (VARMA-AGARCH) ของ McAleer (2009) ตามสมการต่อไปนี้

$$H_t | W 2 \sum_{i=1}^r A_i \vec{K}_{t4i} 2 \sum_{i=1}^r C_i I_{t4i} \vec{K}_{t4i} 2 \sum_{j=1}^s B_j H_{t4j} \quad (3.3.2.1)$$

เมื่อ C_i คือ $m \times m$ เมตริก สำหรับ $i = 1, \dots, r$, และ $I_t | diag(I_{1t}, \dots, I_{mt})$, เมื่อ $I_{it} | 0$ เมื่อ $K_{it} \neq 0$ และ $I_{it} | 1$ เมื่อ $K_{it} \neq 0$ ถ้า $m=1$ แบบจำลอง Vector Autoregressive Moving Average – Asymmetric GARCH (VARMA-AGARCH) จะลดรูปคล้ายเป็นแบบจำลอง Asymmetric Univariate GARCH (GJR) ซึ่ง Asymmetric Univariate GARCH และคงได้ดังนี้

$$h_t | \varpi 2 \sum_{i=1}^p \zeta_i K_{t4i}^2 2 \sum_{i=1}^p v_i I(K_{t4i}) K_{t4i}^2 2 \sum_{j=1}^q \eta_j h_{t4j} \quad (3.3.2.2)$$

ดังนั้นสามารถเขียนสมการ GJR(1,1) ได้ดังนี้

$$h_t | \varpi 2 \zeta K_{t41}^2 2 v_i I(K_{t41}) K_{t41}^2 2 \eta h_{t41} \quad (3.3.2.3)$$

โดยสามารถนำมาเขียนสมการความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข
 volatility) ของอัตราดอกเบี้ย ได้ดังนี้ (Conditional

$$h_t^{R_i} \mid \sigma_{R_i} 2 \zeta_{R_i} K_{R_i t41}^2 2 \nu_{R_i} I(\kappa_{R_i t41}) K_{R_i t41}^2 2 \eta_{R_i} h_{t41}^{R_i} \quad (3.3.2.4)$$

โดยที่

$$R_i = (MRR, MLR)$$

MRR = อัตราดอกเบี้ยเงินกู้ขั้นต่ำที่ธนาคารพาณิชย์เรียกเก็บ
 จากลูกค้ารายย่อยชั้นดี (Minimum Retail Rate)

MLR = อัตราดอกเบี้ยเงินกู้ขั้นต่ำที่ธนาคารพาณิชย์เรียกเก็บ
 จากลูกค้ารายใหญ่ชั้นดี (Minimum Loan Rate)

$h_t^{R_i}$ = ความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข (Conditional volatility)
 ของอัตราดอกเบี้ย R_i

ζ_{R_i} = ARCH effects หรือผลกระทบในระยะสั้นจาก
 ตัวแปรสุ่มต่อความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข

(Conditional volatility) ของอัตราดอกเบี้ย R_i

η_{R_i} = GARCH effects หรือผลกระทบของตัวแปรสุ่ม
 ต่อความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข (Conditional
 volatility) ของอัตราดอกเบี้ย R_i ในระยะยาวโดย

เรียกว่า $\zeta_{R_i} + \eta_{R_i}$

K_{R_i} = ตัวแปรสุ่มของอัตราดอกเบี้ย R_i

$I(\kappa_{R_i})$ = ตัวแปรชี้วัด (Indicator Variable)

โดยที่

$$I(\kappa_{R_i}) \mid \begin{cases} 1, & \kappa_{R_i} \Omega 0 \\ 0, & \kappa_{R_i} \} 0 \end{cases}$$

t = เวลา ณ เวลาที่ $1, \dots, n$.

สำหรับสมการความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข (Conditional volatility) ของอัตราเงินเพื่อแสดงได้ดังนี้

$$h_t^{IN_i} | \sigma_{IN_i} 2 \zeta_{IN_i} \kappa_{IN_i t41}^2 2 v_{IN_i} I(\kappa_{IN_i t41}) \kappa_{IN_i t41}^2 2 \eta_{IN_i} h_{t41}^{IN_i} \quad (3.3.2.5)$$

โดยที่

$$IN_i = (INCI, INPI)$$

$INCI$ = อัตราเงินเพื่อที่วัดจากอัตราการเปลี่ยนแปลงของดัชนีราคาผู้บริโภค (Consumer Price Index)

$INPI$ = อัตราเงินเพื่อที่วัดจากอัตราการเปลี่ยนแปลงของดัชนีราคาผู้ผลิต (Producer Price Index)

$$h_t^{IN_i} = \text{ความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข (Conditional volatility)}$$

ของอัตราการเงินเพื่อ IN_i

ζ_{IN_i} = ARCH effects หรือผลกระบวนการในระยะสั้นจากตัวแปรสุ่มต่อความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข

(Conditional volatility) ของอัตราการเงินเพื่อ IN_i

η_{IN_i} = GARCH effects หรือผลกระบวนการของตัวแปรสุ่มต่อความผันผวนอย่างมีเงื่อนไข (Conditional volatility) ของอัตราเงินเพื่อ IN_i ในระยะยาว โดย

เรียกว่า $\zeta_{IN_i} + \eta_{IN_i}$
 K_{IN_i} = ตัวแปรสุ่มของอัตราการเงินเพื่อ IN_i

$I(\kappa_{IN_i})$ = ตัวแปรชี้วัด (Indicator Variable)

โดยที่

$$I(\kappa_{IN_i}) | \begin{cases} 1, & \kappa_{IN_i} \Omega 0 \\ 0, & \kappa_{IN_i} \} 0 \end{cases}$$

t = เวลา ณ เวลาที่ $1, \dots, n$.

3.3.3 แบบจำลอง Constant Conditional Correlation (CCC)

ถ้า $C_i | 0$, โดยที่ A_{ij} และ B_{ij} เป็น Diagonal matrices สำหรับ i,j ทุกตัว แล้ว แบบจำลอง VARMA-AGARCH ตามสมการที่ (3.3.2.1) จะลดรูปกลายเป็นแบบจำลอง Constant Conditional Correlation (CCC)

3.3.4 แบบจำลอง Dynamic Conditional Correlation (DCC)

ในการที่จะพิจารณากรอบคุณลักษณะความสัมพันธ์อย่างมีเงื่อนไขที่มีการเคลื่อนไหวเปลี่ยนแปลงตามการเปลี่ยนแปลงของเวลา, B_t , Engle (2002); Tse and Tsui (2002) ได้เสนอแบบจำลองที่มีความใกล้เคียงกับความสัมพันธ์อย่างมีเงื่อนไขที่มีการเปลี่ยนแปลงเชิงพลวัตร (Dynamic Conditional Correlation หรือ DCC) ซึ่งแบบจำลอง DCC แสดงได้ดังนี้

$$B_t | (14\chi_1 4\chi_2)B_2 \chi_1 \xi_{t+1} \xi_{t+1}^T 2\chi_2 B_{t+1} \quad (3.3.4.1)$$

โดยที่

$\chi_1, \chi_2 =$ Scalar parameters ที่ใช้คูณกระบวนการตัวแปรเชิงสุ่มในช่วงเวลา ก่อนหน้า (Previous standardized shocks) และความสัมพันธ์อย่างมีเงื่อนไขที่มีการเปลี่ยนแปลงเชิงพลวัตร ในช่วงเวลา ก่อนหน้า (Previous Dynamic Conditional Correlation) ต่อความสัมพันธ์อย่างมีเงื่อนไขที่มีการเปลี่ยนแปลงเชิงพลวัตร ในช่วงเวลา

$B_t =$ ความสัมพันธ์อย่างมีเงื่อนไขระหว่างอัตราเงินเฟ้อ IN_i และอัตราดอกเบี้ย R_i ที่มีการเคลื่อนไหวเปลี่ยนแปลงตามการเปลี่ยนแปลงของเวลา

$\xi_t =$ ลำดับของเวคเตอร์เชิงสุ่ม Independently and Identically

Distributed (iid)