

บทที่ 4

ระเบียบวิธีวิจัย

4.1 ทฤษฎีการเงิน

ทฤษฎีฐานเงิน (The Monetary Base Model or The Money Supply Multiplier Approach)

แต่เดิมแนวความคิดเกี่ยวกับอุปทานของเงินนั้นถือเป็นเรื่องของนโยบายของรัฐที่จะเป็นผู้กำหนดอุปทานของเงิน ดังนั้นจึงถือว่าอุปทานของเงินเป็นตัวแปรภายนอกของระบบเศรษฐกิจ แต่ในความเป็นจริงนโยบายของรัฐไม่ใช่ตัวแปรเดียวที่สามารถควบคุมปริมาณเงินได้ อาจมีตัวแปรที่สำคัญอื่นเช่น ธุรกรรมชำระเงินระหว่างประเทศว่าขาดดุล หรือเกินดุล ดังนั้นทฤษฎีเกี่ยวกับการกำหนดอุปทานของเงินจึงเป็นทฤษฎีที่อธิบายถึงปัจจัย หรือตัวแปรที่เป็นตัวกำหนดอุปทานของเงิน สำหรับทฤษฎีฐานเงินแบ่งออกเป็น 2 ประเภท

1. ทฤษฎีฐานเงินสมัยเก่า (Naive version)

ทฤษฎีฐานเงินนี้เป็นการศึกษาเกี่ยวกับการกำหนดอุปทานของเงิน โดยได้แนวความคิดจากการสร้างเงินฝากของธนาคารพาณิชย์ เมื่อธนาคารมีเงินสดสำรองก็จะนำไปลงทุน หรือขยายการให้กู้

สมมุติฐานเบื้องต้นสำหรับในการศึกษาทฤษฎีนี้ ให้ธนาคารพาณิชย์ดำรงเงินสดสำรอง (R) ต่อเงินฝากเพื่อเรียก (D) โดยธนาคารกลางเป็นผู้กำหนดให้สำรองตามกฎหมาย (r) ดังนั้นธนาคารพาณิชย์จะดำรงเงินสดสำรองคงสมการ

$$R = r \cdot D \quad (4.1)$$

จากคำจำกัดความของฐานเงิน

$$B = R + C \quad (4.2)$$

เนื่องจากกฎหมายบังคับให้ธนาคารพาณิชย์ต้องดำรงเงินสดสำรองเป็นสัดส่วนกับเงินฝากทั้งหมดทั้งเงินฝากประจำและเงินฝากเพื่อเรียก (T) โดยที่สมมุติว่าประชาชนถือเงินสด และเงินฝากประจำและเงินฝากออมทรัพย์เป็นสัดส่วนคงที่กับเงินฝากกระแสรายวัน และพฤติกรรมทางเลือกถือ

สินทรัพย์ของธนาคารพาณิชย์แสดงออกมาในรูปของอัตราเงินสำรองส่วนเกินต่อเงินฝากทั้งหมด (Excess-Reserve Ratio:R) แสดงในรูปของสมการคือ

$$B = r_d \cdot D + r_t \cdot T + E + C \quad (4.3)$$

$$B = r_d \cdot D + r_t \cdot t \cdot D + e \cdot D + c \cdot D \quad (4.4)$$

ดังนั้น

$$D = \frac{1}{r_d + r_t \cdot t + e + c} \cdot B \quad (4.5)$$

เมื่อพิจารณาปริมาณเงินในความหมายแคบ (M_1) ซึ่งประกอบด้วยเงินสดในมือประชาชน (C) และเงินฝากเพื่อเรียก (D)

$$M_1 = C + D \quad (4.6)$$

$$M_1 = c \cdot D + D = D(c + 1)$$

แทนค่าสมการ (4.5) ในสมการ (4.6) จะได้

$$M_1 = \frac{(c + 1)}{(r_d + r_t \cdot t + e + c)} \cdot B \quad (4.7)$$

ถ้าให้

$$m_1 = \frac{(c + 1)}{(r_d + r_t \cdot t + e + c)}$$

จะได้ว่า

$$M_1 = m_1 \cdot B \quad (4.8)$$

โดยที่ m_1 คือตัวคูณทางการเงิน (Money Multiplier) ตามความหมายอย่างแคบ แต่ถ้าพิจารณาตามความหมายอย่างกว้าง ปริมาณเงินประกอบด้วยเงินสดในมือประชาชน (C) เงินฝากเพื่อเรียก (D) และเงินฝากประจำและเงินฝากออมทรัพย์ (T)

$$M_2 = C + D + T \quad (4.9)$$

$$M_2 = c \cdot D + D + t \cdot D = D(c + 1 + t)$$

แทนค่า (15) ใน (19)

$$M_2 = \frac{(c+1+t)}{(r_d + r_t \cdot t + e + c)} \cdot B \quad (4.10)$$

$$m_2 = \frac{(c+1+t)}{(r_d + r_t \cdot t + e + c)} \quad (4.11)$$

m_2 คือตัวทวีคูณตามความหมายกว้าง

$$M_2 = m_2 \cdot B \quad (4.12)$$

จากสมการ (4.8) และ (4.12) เป็น Money-Multiplier Model สำหรับ M_1 และ M_2 ตามลำดับ ดังนั้นปริมาณตามแนวความคิดของฐานเงินนี้จะถูกกำหนดโดยสัดส่วนของเงินสดสำรองในมือประชาชนต่อเงินฝากเพื่อเรียก (c) อัตราเงินสำรองตามกฎหมาย (r_d) ฐานเงิน (B) สัดส่วนของเงินฝากประจำ และเงินฝากออมทรัพย์ต่อเงินฝากเพื่อเรียก (t) อัตราเงินสำรองตามกฎหมายสำหรับเงินฝากประจำ และเงินฝากออมทรัพย์ (r_t) และสัดส่วนเงินสำรองส่วนเกินต่อเงินฝากเพื่อเรียกที่ธนาคารพาณิชย์ต้องการถือไว้ (e)

2. ทฤษฎีฐานเงินตามแนวคิดใหม่ (Elaborate Version)

ทฤษฎีนี้มีความเชื่อว่าความสัมพันธ์ระหว่างปริมาณเงิน และฐานเงินไม่คงที่นักอันเนื่องมาจากพฤติกรรมของธนาคารพาณิชย์ที่แสวงหากำไรสูงสุด ซึ่งจะส่งผลกระทบต่อตัวแปร e, c, t และ m ถ้าธนาคารพาณิชย์เปลี่ยนแปลงพฤติกรรมจะทำให้ค่าของตัวทวีคูณเงินไม่คงที่ และไม่มีเสถียรภาพ

ดังนั้นจึงมีแนวความคิดใหม่โดยการนำเอาแนวคิดเดิมมาปรับปรุงใหม่เพื่อชี้ให้เห็นว่าค่าของ e, c และ t ไม่คงที่ โดยมีปัจจัยกำหนดตัวแปรเหล่านี้

ค่า c สำหรับปัจจัยที่กำหนดสัดส่วนการถือเงินสดต่อเงินฝากของประชาชนที่สำคัญได้แก่

ระดับรายได้ที่แท้จริง $\left(\frac{Y}{P}\right)$ เชื่อว่าความต้องการถือเงินสดของประชาชน และ

เงินฝากที่ธนาคารพาณิชย์เปลี่ยนแปลงในทิศทางเดียวกับรายได้ประชาชาติ แต่สัดส่วนการเปลี่ยนแปลงของเงินฝากที่ธนาคารพาณิชย์จะมากกว่าส่งผลให้ค่า c ลดลง เนื่องจากการฝากเงินในรูปแบบเงินฝากเพื่อเรียกใช้เช็คในการส่งจ่ายซึ่งมีความคล่องตัวสูง

การเปลี่ยนแปลงในราคาสินค้าที่ซื้อด้วยเงินสดเมื่อเปรียบเทียบกับ การเปลี่ยนแปลงในราคาสินค้าที่ซื้อด้วยเช็ค $\frac{P_{ca}}{P_{ch}}$ โดย P_{ca} คือราคาสินค้าที่ซื้อด้วยเงินสด P_{ch} คือราคาสินค้าที่ซื้อด้วยเช็ค ถ้าราคาสินค้าที่ซื้อด้วยเงินสดเพิ่มขึ้นมากกว่าราคาสินค้าที่ซื้อด้วยเช็คแล้วค่าของ c จะสูงขึ้น

อัตราภาษีต่อรายได้ $\left(\frac{T}{Y}\right)$ โดยที่ T คือภาษี และ Y คือรายได้ โดยมีความสัมพันธ์ในทิศทางเดียวกับค่า c

อัตราคอกเบี้ยเงินฝากประจำ และเงินฝากออมทรัพย์ (i_d) ถ้าธนาคารพาณิชย์จ่ายคอกเบี้ยเงินฝากประจำ และเงินฝากออมทรัพย์สูงขึ้น ส่งผลให้ประชาชนประหยัดและออมมากขึ้น ส่งผลให้ค่า c ลดลง

จากปัจจัยทั้ง 4 แสดงในรูปสมการคือ

$$c = f\left(\frac{Y}{P}, \frac{P_{ca}}{P_{ch}}, \frac{T}{Y}, i_d, u\right) \quad (4.13)$$

ค่า t ปัจจัยที่กำหนดสัดส่วนของเงินฝากประจำ และเงินฝากออมทรัพย์ต่อเงินฝากเพื่อเรียกคือ อัตราคอกเบี้ยที่ให้ผลตอบแทนแก่สินทรัพย์อื่น (i) เช่น พันธบัตร และอัตราคอกเบี้ยที่ให้แก่เงินฝากประจำและเงินฝากออมทรัพย์ (i_d) ถ้าอัตราคอกเบี้ยที่ให้ผลตอบแทนต่อสินทรัพย์อื่นมีค่าสูงขึ้นส่งผลให้เงินฝากประจำ และเงินฝากออมทรัพย์ลดลงเนื่องจากการถือสินทรัพย์อื่นมากขึ้น ทำให้ค่า t ลดลง

$$t = f(i, i_d) \quad (4.14)$$

ค่า e หรือสัดส่วนการถือเงินสดสำรองส่วนเกินต่อเงินฝากเพื่อเรียกปัจจัยที่กำหนดได้แก่ อัตราคอกเบี้ยที่ตอบแทนแก่สินทรัพย์อื่น เช่น พันธบัตร (i) ถ้าอัตราคอกเบี้ยที่ให้แก่สินทรัพย์อื่นมากกว่าธนาคารพาณิชย์จะให้กู้เพื่อการลงทุนในสินทรัพย์อื่นมาก และถือเงินสำรองส่วนเกินน้อยลงนอกจากนี้ยังขึ้นกับอัตราคอกเบี้ยที่ธนาคารกลางคิดจากธนาคารพาณิชย์ หรือ Bank Rate (b) ถ้าอัตราธนาคารสูงขึ้นธนาคารพาณิชย์จะถือเงินสำรองไว้มากขึ้น

$$e = f(i, b) \quad (4.15)$$

สรุปแบบจำลองการกำหนดอุปทานของเงินตามทฤษฎีฐานเงินในแนวใหม่คือ

$$M_2 = \frac{c \left(\frac{Y}{P}, \frac{P_{ca}}{P_{ch}}, \frac{T}{Y}, i_d, u \right) + 1 + t(i, i_d)}{r_d + r_t \cdot t(i, i_d) + e(i, b) + c \left(\frac{Y}{P}, \frac{P_{ca}}{P_{ch}}, \frac{T}{Y}, i_d, u \right)} \quad (4.16)$$

4.2 แนวคิดของ Co-integration และ Error Correction

เนื่องจากวิทยานิพนธ์ฉบับนี้มีวัตถุประสงค์ในการประมาณค่าแบบจำลองเศรษฐกิจมหภาคของประเทศไทยในภาคการเงิน ข้อมูลทางการเงินและเศรษฐกิจมหภาคที่ใช้เป็นข้อมูลอนุกรมเวลา (time series data) ซึ่งข้อมูลที่นำมาใช้เป็นตัวแปรเหล่านี้มักจะมีลักษณะ non-stationary กล่าวคือ ค่าเฉลี่ย (mean) และค่าความแปรปรวน (variances) จะมีค่าไม่คงที่เปลี่ยนแปลงไปตามกาลเวลา ทำให้ความสัมพันธ์ระหว่างตัวแปรของสมการมีความสัมพันธ์ไม่แท้จริง (spurious regression) สังเกตได้จากค่าสถิติบางอย่าง อาทิ ค่า R^2 ที่สูง ในขณะที่ค่า Durbin-Watson (DW) statistic อยู่ในระดับต่ำ แสดงให้เห็นถึง high level of autocorrelated residuals รวมทั้งค่าสถิติ ค่า t-statistic จะไม่เป็นการแจกแจงที่เป็นมาตรฐาน (nonstandard distribution) ทำให้การใช้ค่าตารางสถิติมาตรฐาน (standard tables) ต่างๆอาจนำไปสู่การลงความเห็นที่ผิด จึงเป็นการยากที่จะยอมรับได้ในทางเศรษฐศาสตร์ (Enders, 1995) และ (Johnston and DiNardo, 1997)

วิธีที่จัดการกับข้อมูลที่มีลักษณะเป็น non-stationary ที่ได้รับความนิยมนำมาใช้ คือ วิธี cointegration และ error correction mechanism (รังสรรค์ หทัยเสรี, 2538) เนื่องจากเป็นเครื่องมือในการวิเคราะห์ความสัมพันธ์เชิงดุลยภาพระยะยาว (cointegrating relationship) และกลไกการปรับตัวระยะสั้นระหว่างตัวแปรทางเศรษฐกิจต่างๆ วิธีดังกล่าวมีขั้นตอนในการศึกษาดังต่อไปนี้

1. ทดสอบความเป็น stationarity ของตัวแปรที่นำมาทำการศึกษโดยวิธี ADF (Augmented Dickey-Fuller Test)
2. นำตัวแปรที่ทำการทดสอบโดยวิธี ADF แล้ว มาพิจารณาดุลยภาพในระยะยาว ตามแนวทางของ Johansen ดังนี้
 - (1) พิจารณาความล่าช้าของตัวแปร (lag length) โดยวิธี LR (likelihood ratio test).
 - (2) เลือกรูปแบบแบบจำลองที่เหมาะสม
 - (3) กำหนดหาจำนวน cointegrating vectors โดยวิธี maximal eigenvalue Statistic (λ_{Max}) หรือวิธี eigenvalue trace statistic (λ_{Trace})

3. เมื่อพบว่าแบบจำลองมีความสัมพันธ์ในระยะยาวแล้ว ให้เอา error correction mechanism (ECM) จำนวนหาลักษณะการปรับตัวในระยะสั้น จากที่กล่าวมาแล้วเป็นวิธีการศึกษาสังเกตต่อไปนี่จะเป็นการนำเสนอขั้นตอนการศึกษาในส่วนต่างๆ อย่างละเอียด ซึ่งมีลำดับดังต่อไปนี้

4.1 Unit Root Test

การทดสอบ Unit Root ถือเป็นขั้นตอนแรกในการศึกษาภายใต้วิธี cointegration and error correction mechanism ขั้นตอนนี้จะเป็นการทดสอบตัวแปรทางเศรษฐกิจต่างๆ ที่จะใช้ในสมการเพื่อดูความเป็น stationary [I (0); integrated of order 0] หรือ non-stationary [I (d); d > 0, integrated of order d] การศึกษาส่วนใหญ่ที่ผ่านมาจะนิยมการทดสอบ unit root ที่เสนอโดย David Dickey และ Wayne Fuller (Pindyck and Rubinfeld, 1998) ซึ่งรู้จักกันดีในชื่อของ Dickey-Fuller test สามารถแบ่งออกได้เป็น 2 วิธี คือ

1) Dickey-Fuller Test (DF) ทำการทดสอบตัวแปรที่เคลื่อนไหวไปตามช่วงเวลามีลักษณะเป็น autoregressive model โดยสามารถเขียนรูปแบบของสมการได้ออกเป็น 3 รูปแบบคือ

$$X_t = \rho X_{t-1} + \varepsilon_t \quad (4.17)$$

$$X_t = \alpha_0 + \rho X_{t-1} + \varepsilon_t \quad (4.18)$$

$$X_t = \alpha_0 + \alpha_2 t + \rho X_{t-1} + \varepsilon_t \quad (4.19)$$

โดยที่ X_t คือตัวแปรที่เราทำการศึกษา α , ρ คือค่าคงที่ t คือ time trend และ ε_t คือตัวแปรสุ่ม (random variables) มีการแจกแจงแบบปกติที่เหมือนกันและเป็นอิสระต่อกัน (independent and identical distribution) โดยมีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 และค่าความแปรปรวนคงที่ เขียนแทนด้วยสัญลักษณ์ $\varepsilon_t \sim iid(0, \sigma_\varepsilon^2)$ หรือเรียกว่า pure random walk model

สมการแรกจะเป็นสมการที่แสดงถึง กรณีรูปแบบของตัวแปรที่ไม่มีค่าคงที่ ขณะที่สมการที่สองจะเป็นรูปแบบของสมการที่ปรากฏค่าคงที่ pure random walk with drift term model และสมการสุดท้ายแสดงถึงรูปแบบของสมการที่มีทั้ง ค่าคงที่ และ time trend pure random walk with drift and linear time trend model

ในการทดสอบว่า X_t มีลักษณะเป็น stationary process ($X_t \sim I(0)$) หรือไม่ ทำการทดสอบโดยการแปลงสมการทั้งสามรูปแบบให้อยู่ในรูปของ first differencing (ΔX_t) ได้ดังนี้

$$\Delta X_t = X_t - X_{t-1} = \gamma X_{t-1} + \varepsilon_t \quad (4.20)$$

$$\Delta X_t = X_t - X_{t-1} = \alpha_0 + \gamma X_{t-1} + \varepsilon_t \quad (4.21)$$

$$\Delta X_t = X_t - X_{t-1} = \alpha_0 + \alpha_2 t + \gamma X_{t-1} + \varepsilon_t \quad (4.22)$$

โดยที่ $\gamma = (\rho - 1)$

2) **Augmented Dickey-Fuller Test (ADF)** เป็นการทดสอบ unit root อีกวิธีหนึ่งที่พัฒนา
มาจาก DF Test เนื่องจากวิธี DF ไม่สามารถทำการทดสอบตัวแปรในกรณีที่เป็น serial correlation
ในค่า error term (ε_t) ที่มีลักษณะความสัมพันธ์กันเองในระดับสูง โดยจะเพิ่ม lagged change
 $\left[\sum_{j=1}^p \lambda_j \Delta X_{t-j} \right]$ เข้าไปในสมการทางด้านขวามือ จะได้ว่า

$$\Delta X_t = X_t - X_{t-1} = \gamma X_{t-1} + \sum_{j=1}^p \lambda_j \Delta X_{t-j} + \varepsilon_t \quad (4.23)$$

$$\Delta X_t = X_t - X_{t-1} = \alpha_0 + \gamma X_{t-1} + \sum_{j=1}^p \lambda_j \Delta X_{t-j} + \varepsilon_t \quad (4.24)$$

$$\Delta X_t = X_t - X_{t-1} = \alpha_0 + \alpha_2 t + \gamma X_{t-1} + \sum_{j=1}^p \lambda_j \Delta X_{t-j} + \varepsilon_t \quad (4.25)$$

โดยจำนวน lagged term (p) ที่เราใส่เข้าไปนั้น ก็ขึ้นอยู่กับความเหมาะสมของแต่ละงาน
วิจัย (Pindyck and Rubinfeld, 1998) หรือสามารถที่จะใส่ส่วนล่าช้าไปจนกระทั่งไม่เกิดปัญหา
autocorrelation ในส่วนของ error term (พิเชษฐ์ พรหมสุข, 2540)

สำหรับการทดสอบสมมติฐานทั้งวิธี Dickey-Fuller test และวิธี Augmented Dickey-Fuller
test ทดสอบว่าตัวแปรที่เราสนใจ (X_t) นั้นมี unit root หรือไม่นั้นสามารถพิจารณาได้จากค่า γ ว่ามี
ค่าเท่ากับ 0 หรือไม่ γ ถ้ายอมรับสมมติฐานหลัก (null hypothesis) ว่าค่า γ มีค่าเท่ากับ 0 แสดง
ว่า X_t มีลักษณะเป็น nonstationary หรือมี unit root ดังนั้นสามารถเขียนสมมติฐานในการทดสอบได้
ดังนี้

$$\begin{aligned} H_0 & : \quad \gamma = 0 \\ H_1 & : \quad |\gamma| < 1 \end{aligned}$$

จากการทดสอบสมมติฐานเปรียบเทียบค่า t-statistic ที่คำนวณได้กับค่าที่ในตาราง Dickey-Fuller tables (แสดงในภาคภาคผนวก ข.) ซึ่งค่า t-statistic ที่จะนำมาทำการทดสอบสมมติฐานในแต่ละรูปแบบนั้นจะต้องนำไปเปรียบเทียบกับตาราง Dickey-Fuller tables ที่ต่างกัน กล่าวคือใช้ค่า τ ใช้สำหรับรูปแบบของสมการที่ (4.20) และ (4.23) τ_{μ} ใช้สำหรับรูปแบบของสมการที่ (4.20) และ (4.24) และ τ_{τ} ใช้สำหรับรูปแบบของสมการที่ (4.22) และ (4.25) ถ้าสามารถปฏิเสธสมมติฐานได้ แสดงว่าตัวแปรที่นำมาทดสอบเป็น Integrated of order 0 แทนได้ด้วย $X_t \sim I(0)$ ถ้าต้องการทดสอบกรณีที่มี γ ร่วมกับ drift term หรือร่วมกับ time trend coefficient หรือ ทดสอบ γ ร่วมกับ drift term และ time trend coefficient ในขณะเดียวกัน สามารถทดสอบโดยใช้ค่า F-statistic ซึ่งเป็น joint hypothesis (Φ_1 , Φ_2 และ Φ_3) เป็นสถิติทดสอบทำการเปรียบเทียบกับค่า Dickey-Fuller Tables (Enders, 1995) ซึ่งในการทดสอบสมการที่ (4.21) และ (4.24) ทดสอบภายใต้สมมติฐานที่ว่า $\gamma = \alpha_0 = 0$ จะใช้ Φ_1 statistic

ขณะที่สมการที่ (4.22) และ (4.25) ทดสอบภายใต้สมมติฐาน $\alpha_2 = \gamma = \alpha_0 = 0$ ใช้ Φ_2 statistic สำหรับการทดสอบภายใต้สมมติฐาน $\alpha_2 = \gamma = 0$ ใช้ Φ_3 statistic ในการทดสอบ ซึ่งค่าสถิติดังกล่าวสามารถคำนวณได้ดังนี้

$$\Phi_i = \frac{(N-k)(SSR_R - SSR_{UR})}{r(SSR_{UR})}$$

โดยที่ SSR_R = the sum of square of residuals from the restricted model
 SSR_{UR} = the sum of square of residuals from the unrestricted model
 N = number of observations
 k = number of parameters estimated in the unrestricted model
 r = number of restrictions

กรณีที่ผลการทดสอบสมมติฐานพบว่า X_t มี unit root นั้นเราจะต้องนำค่า ΔX_t มาทำ differencing ไปเรื่อยๆ จนสามารถปฏิเสธสมมติฐานที่ว่า X_t เป็น non-stationary process ได้ เพื่อทราบ order of integration (d) ว่าอยู่ในระดับใด ($X_t \sim I(d); d > 0$)

ถ้าหากพบว่าข้อมูลดังกล่าวเป็น non-stationary process และต้องการทราบว่ามียุทธศาสตร์ของข้อมูล (order of integration) ที่มากกว่า 0 (ทดสอบว่า $X_t \sim I(d)$) หรือไม่ จะทำการทดสอบดังรูปแบบสมการดังต่อไปนี้ (วิโชติ ตั้งศักดิ์ดาพร, 2540)

$$\Delta^{d+1}X_t = \alpha_0 + \alpha_2 t + (\rho-1)\Delta^d X_{t-1} + \sum_{j=1}^p \lambda_j \Delta^{d+1} X_{t-j} + \varepsilon_t \quad (4.26)$$

เดิมทีภายหลังจากทราบค่า d (order of integration) แล้วเราจะต้องทำการ differencing ตัวแปร (เท่ากับ $d+1$ ครั้ง) ตามกระบวนการของ Box-Jenkin's method (1970) ก่อนที่จะนำตัวแปรดังกล่าวมาทำการถดถอย (regression) เพื่อหลีกเลี่ยงปัญหา spurious regression แม้ว่าวิธีนี้จะได้รับความนิยมใช้กันอย่างแพร่หลาย แต่การกระทำดังกล่าวจะทำให้แบบจำลองที่ได้จากการประมาณขาดข้อมูลในส่วนของการปรับตัวเพื่อเข้าสู่ดุลยภาพระยะยาว (loss of long-run economic information) ของตัวแปรต่างๆ (รังสรรค์ หทัยเสรี, 2535) และ (Hataiseree, 1996)

หลังจากนั้น ในปี 1987 Robert F. Engle และ Clive W. J. Granger ได้เสนอบทความทางวิชาการเรื่อง Cointegration and Error Correction: Representation, Estimation and Testing ซึ่ง Cointegration and Error Correction เป็นเศรษฐมิติแนวใหม่ที่ใช้กับข้อมูลอนุกรมเวลาในการหาดุลยภาพระยะยาวจากข้อมูล โดยไม่ต้องผ่านการทำ differencing

4.2 Cointegration and Error Correction Mechanism

ขั้นตอนนี้เป็นขั้นตอนของการทดสอบตัวแปรต่างๆ ที่นำมาใช้ ว่ามีความสัมพันธ์ในระยะยาวตามที่ระบุไว้ในทฤษฎีหรือไม่ และพบว่าจะมีอยู่ 2 วิธีที่นิยมใช้ในการทดสอบตัวแปร คือ วิธีของ Johansen and Juselius (1990) และวิธี Two-step Approach ของ Engle-Granger (1987)

การทดสอบดุลยภาพระยะยาวนั้น วิธีของ Engle-Granger และวิธีของ Johansen-Juselius มีแนวการทดสอบที่แตกต่างกัน กล่าวคือตามกระบวนการของ Engle-Granger จะทำการทดสอบดุลยภาพระยะยาวจากค่า error term ว่า stationary หรือไม่ ขณะที่การทดสอบของ Johansen methodology จะพิจารณาจากค่า rank ของ π (ดูเพิ่มเติมในขั้นที่ 2 การประมาณแบบจำลอง และหาจำนวน Cointegrating Vectors) แม้ว่าวิธีการของ Engle-Granger จะเป็นที่นิยม แต่ยังไม่เหมาะสมในกรณีที่ตัวแปรมากกว่า 2 ตัวแปรขึ้นไป (Gülen, 1996) คือ

วิธีของ Engle-Granger จะทำการระบุว่าตัวแปรใดเป็นตัวแปรตาม และตัวแปรใดเป็นตัวแปรอิสระซึ่งไม่สามารถแสดง multiple cointegrating vector ได้กรณีที่ มีรูปแบบของความสัมพันธ์มากกว่า 1 รูปแบบ

แม้ว่าวิธี Johansen จะไม่ระบุว่า ตัวแปรใดเป็นตัวแปรอิสระ หรือตัวแปรใดเป็นตัวแปรตาม เราก็ยังสามารถจะทดสอบว่าตัวแปรใดเป็นตัวแปรอิสระ ตัวแปรใดเป็นตัวแปรตามได้ตามวิธี Granger รวมทั้งพิจารณาให้สอดคล้องกับทฤษฎีและหลักการทางเศรษฐศาสตร์

ดังนั้นงานวิจัยนี้จึงเลือกใช้ Johansen and Juselius (1990) ซึ่งมีพื้นฐานการวิเคราะห์แบบรูปแบบของ vector autoregressive (VAR) model และเป็นกระบวนการทดสอบ cointegration ที่มีเป็นตัวแปรหลายตัว (Wolter, 1998) ในการทดสอบหาคุณภาพระยะยาวมีขั้นตอนการศึกษาดังนี้

ขั้นที่ 1 ทดสอบหา order of integration และความยาวของ lag ของตัวแปร

เริ่มต้นจากการทดสอบหา Order of Integration ของตัวแปรทุกตัว และหากพบว่าตัวแปรแต่ละตัวมี order of integration ต่างกันด้วยวิธีของ Johansen จะไม่รวมตัวแปรเหล่านั้นไว้ด้วยกัน จากนั้นทำการทดสอบหาความยาวของ lag ของตัวแปร (lag length) ซึ่งมี 3 วิธีที่นิยมนำมาพิจารณาได้แก่ AIC: Akaike Information Criterion (Johnston and Dinardo, 1997) LR: Likelihood Ratio Test และ SBC: Schwartz Bayesian Criterion (Enders, 1995) สามารถคำนวณได้ดังต่อไปนี้

$$AIC = T \cdot \text{Log}|\Sigma| + 2N \quad (4.27)$$

$$LR = (T - c) (\text{Log}|\Sigma_r| - \text{Log}|\Sigma_u|) \quad (4.28)$$

$$SBC = T \cdot \text{Log}|\Sigma| + N \cdot \text{Log}(T) \quad (4.29)$$

โดยที่ T = number of observations

c = number of parameters in the unrestricted system

$|\Sigma|$ = determinant of variance/covariance matrices of the residuals

$|\Sigma_r|$ = determinant of variance/covariance matrices of the restricted system

$|\Sigma_u|$ = determinant of variance/covariance matrices of the unrestricted system

N = total number of parameters estimated in all equations

ทดสอบสมมติฐานหลักโดยกำหนดจำนวน lagged term เท่ากับ r ในกรณีที่มีข้อจำกัดที่ u เท่ากับจำนวน lagged term ทั้งหมดที่เป็นไปได้ (ซึ่งขึ้นอยู่กับลักษณะ และระยะเวลาของข้อมูลจากงานวิจัยแต่ละชิ้น) แล้วใช้การแจกแจงแบบ Chi-square (χ^2) ทดสอบสมมติฐานว่ามีจำนวน lagged

term เท่ากับ r โดยมีจำนวนระดับความเป็นอิสระเท่ากับจำนวนสัมประสิทธิ์ที่เป็นข้อจำกัด (coefficient restrictions) หรือไม่ ถ้าค่า χ^2 ที่คำนวณได้น้อยกว่าระดับ significance แสดงว่า ยอมรับ null hypothesis หรือทำการทดสอบโดยใช้ F-test ในแต่ละสมการก็จะได้ผลการทดสอบเช่นเดียวกับการทดสอบโดยใช้ Chi-square และหากพบว่าตัวแปรสามารถใช้ lagged term ได้หลายจำนวน ควรเลือกใช้เทอมที่ยาวที่สุด อย่างไรก็ตามเราควรคำนึงถึงระดับความเป็นอิสระด้วย เนื่องจากถ้าเราใช้จำนวน lagged term มากจนเกินความจำเป็นจะทำให้สูญเสียระดับความเป็นอิสระ (Enders, 1995) ส่งผลถึงค่าวิกฤติ (critical value) ทำให้การยอมรับหรือปฏิเสธสมมติฐานบิดเบือนไป ส่วนกรณีสมการที่เพิ่มตัวแปรหุ่น (dummy variables) เข้ามา จะทำให้ค่า $c = np + 1 + \text{dummy variables}$ หมายถึงในแต่ละสมการจะมีตัวแปรทั้งหมดเท่ากับ จำนวน lagged term (p) ของตัวแปร (n) รวมกับ ค่าคงที่และ ตัวแปรหุ่น

อย่างไรก็ดีความยาวของ lag length เปลี่ยนแปลงได้นั้นขึ้นอยู่กับความเหมาะสม เนื่องจากการเพิ่มหรือลดความยาวของ lag length อาจจะมีผลกระทบต่อเครื่องหมายของตัวแปรต่างๆ (เปลี่ยนจากเครื่องหมายบวก เป็นเครื่องหมายลบ หรือในทางกลับกันเปลี่ยนจากเครื่องหมายลบ เป็นเครื่องหมายบวก) ซึ่งส่งผลต่อการอธิบายตามหลักการทฤษฎีทางเศรษฐศาสตร์

ขั้นที่ 2 ประมวลแบบจำลองและหาจำนวน cointegrating vector

รูปแบบของแบบจำลองซึ่งสามารถพิจารณาได้เป็น 5 รูปแบบ ดังนี้

รูปแบบที่ 1 VAR model ไม่ปรากฏทั้งค่าคงที่และแนวโน้มเวลา

$$X_t = \sum_{i=1}^p A_i X_{t-i} + \varepsilon_t \quad (4.30)$$

ดังนั้น

$$\Delta X_t = \pi X_{t-1} + \sum_{i=1}^{p-1} \pi_i \Delta X_{t-i} + \varepsilon_t \quad (4.31)$$

รูปแบบที่ 2 VAR model ปรากฏเฉพาะค่าคงที่ใน cointegrating vector

$$\Delta X_t = \pi^* X_{t-1}^* + \sum_{i=1}^{p-1} \pi_i \Delta X_{t-i} + \varepsilon_t \quad (4.32)$$

$$\pi^* = \begin{bmatrix} \pi_{11} & \pi_{12} & \dots & \pi_{1n} & a_{01} \\ \pi_{21} & \pi_{22} & \dots & \pi_{2n} & a_{02} \\ \cdot & & & & \\ \cdot & & & & \\ \pi_{n1} & \pi_{n2} & \dots & \pi_{nn} & a_{0n} \end{bmatrix} \quad (4.33)$$

$$X_{t-1}^* = (X_{1t-1}, X_{2t-1}, \dots, X_{nt-1}, 1)' \quad (4.34)$$

รูปแบบที่ 3 ปรากฏเฉพาะค่าคงที่ใน VAR model

$$X_t = A_0 + \sum_{i=1}^p A_i X_{t-i} + \varepsilon_t \quad (4.35)$$

$$\text{ดังนั้น} \quad \Delta X_t = A_0 + \pi X_{t-1} + \sum_{i=1}^{p-1} \pi_i \Delta X_{t-i} + \varepsilon_t \quad (4.36)$$

รูปแบบที่ 3 ปรากฏเฉพาะค่าคงที่ใน VAR model

$$\Delta X_t = A_0 + \pi^{**} X_{t-1}^{**} + \sum_{i=1}^{p-1} \pi_i \Delta X_{t-i} + \varepsilon_t \quad (4.39)$$

$$\pi^{**} = \begin{bmatrix} \pi_{11} & \pi_{12} & \dots & \pi_{1n} & t_{01} \\ \pi_{21} & \pi_{22} & \dots & \pi_{2n} & t_{02} \\ \cdot & & & & \\ \cdot & & & & \\ \pi_{n1} & \pi_{n2} & \dots & \pi_{nn} & t_{0n} \end{bmatrix} \quad (4.40)$$

$$\text{โดยที่ } X_{t-1}^{**} = (X_{1t-1}, X_{2t-1}, \dots, X_{nt-1}, T)'$$

รูปแบบที่ 5 ปรากฏทั้งค่าคงที่และแนวโน้มเวลาใน VAR model

$$\Delta X_t = A_0 + A_1 T + \pi X_{t-1} + \sum_{i=1}^{p-1} \pi_i \Delta X_{t-i} + \varepsilon_t \quad (4.41)$$

จากนั้นทำการคำนวณหาค่า characteristic roots ของ π Matrix (λ_{ij}) ของแบบจำลองทั้ง 5 รูปแบบ (กรณีรูปแบบที่ 3 คือ π^* และกรณีรูปแบบที่ 4 คือ π^{**}) สามารถหาได้จาก $|\pi - \lambda I| = 0$ (Johnston and DiNardo, 1997) หรือ

$$\left| \lambda S_{11} - S_{10} S_{00}^{-1} S_{01} \right| = 0 \quad (4.42)$$

ขณะที่ $S_{00}, S_{01}, S_{10}, S_{11}$ คือ product moment metrics of the residuals โดย

$$S_{ij} = \frac{\sum_{t=1}^T R_{it} R'_{jt}}{T} \quad ; \quad i, j = 0, 1 \quad (4.43)$$

R_{0t} คือ residuals จากการประมาณสมการ $\Delta X_t = \sum_{i=1}^{p-1} \pi_i \Delta X_{t-i} + R_{0t}$

R_{1t} คือ residuals จากการประมาณสมการ $X_{t-1} = \sum_{i=1}^{p-1} \pi_i \Delta X_{t-i} + R_{1t}$

แล้วทำการทดสอบว่าแบบจำลองควรมีรูปแบบใดโดยกรณีของการทดสอบว่าแบบจำลองจะมี drift term หรือมีค่าคงที่ใน cointegrating vector นั้นทำการทดสอบ โดยตั้ง null hypothesis (H_0) ว่าแบบจำลองมีค่าคงที่ใน cointegrating vector แล้วพิจารณาผลจากค่าสถิติ

$$-T \sum_{i=r+1}^p \left[\ln(1 - \lambda_i^*) - (1 - \lambda_i) \right] \quad (4.44)$$

โดยที่ T = number of observations

- n = number of variables
 r = rank of π
 λ_i^* = characteristic roots of restricted model (model with intercept term in the cointegrating vector)
 λ_i = characteristic roots of unrestricted model (model with drift term)

นำค่าสถิติที่คำนวณที่ได้ไปเปรียบเทียบกับค่าสถิติที่มีการแจกแจงแบบ χ^2 โดยมี degree of freedom เท่ากับ $n-r$ หากค่าสถิติที่คำนวณได้มากกว่าค่าในตาราง χ^2 แสดงว่ารูปแบบของแบบจำลองจะไม่มีค่าคงที่ใน cointegrating vector แต่จะปรากฏอยู่ในรูปแบบของ drift term

เมื่อทราบรูปแบบของแบบจำลองที่จะใช้แล้วให้คำนวณหาจำนวน cointegrating vector ซึ่ง มีค่าเท่ากับ rank (r) ของ π matrix โดยใช้ likelihood ratio test ประกอบด้วย eigenvalue trace statistic¹ (λ_{trace}) และ maximal eigenvalue statistic² (λ_{max}) ซึ่งมีวิธีการคำนวณดังต่อไปนี้

$$\lambda_{\text{trace}}(r) = -T \sum_{i=r+1}^n \ln(1 - \hat{\lambda}_i) \quad (4.45)$$

$$\lambda_{\text{max}}(r, r+1) = -T \ln(1 - \hat{\lambda}_{r+1}) \quad (4.46)$$

- โดยที่
- T = the number of usable observations
 r = rank of π
 n = number of variables
 $\hat{\lambda}_i$ = the estimated value of characteristic roots (eigenvalues) obtained from the estimated π matrix

วิธีการของ trace statistic จะเริ่มต้นจากการทำการทดสอบสมมติฐานหลัก (H_0) โดยเปรียบเทียบค่า λ_{trace} ที่คำนวณได้ ว่ามากกว่า Critical Value หรือไม่ เปรียบเทียบค่า Statistics ในตาราง

¹ Eigenvalue Trace Statistic = Trace Statistic = Trace Test

² Maximal Eigenvalue Statistic = Max. Statistic = Max. Test

distribution of λ_{\max} and λ_{trace} statistics (Enders, 1995) ถ้าค่าที่คำนวณได้มากกว่าก็จะปฏิเสธ H_0 โดยเริ่มจาก $H_0: r = 0$ และ $H_1: r > 0$ ถ้าปฏิเสธ H_0 ก็ทำการเพิ่มค่า r ในสมมติฐานครั้งละ 1 ไปเรื่อยๆ จนกระทั่งยอมรับ H_0 ลักษณะการตั้งสมมติฐานแสดงได้ดังตาราง

ตารางที่ 4.1 แสดงการทดสอบสมมติฐานการหาจำนวน Cointegrating Vectors

| Eigenvalue Trace Statistic Hypothesis Testing | | Maximal Eigenvalue Statistic Hypothesis Testing | |
|---|------------|---|---------|
| H_0 | H_1 | H_0 | H_1 |
| $r = 0$ | $r \geq 0$ | $r = 0$ | $r = 1$ |
| $r \leq 1$ | $r \geq 1$ | $r \leq 1$ | $r = 2$ |
| $r \leq 2$ | $r \geq 2$ | $r \leq 2$ | $r = 3$ |
| $r \leq 3$ | $r \geq 3$ | $r \leq 3$ | $r = 4$ |
| . | . | . | . |
| . | . | . | . |

ที่มา : Walter Enders, 1995.

ค่า r ที่ได้ก็คือจำนวน cointegrating vector โดยสามารถพิจารณาได้ 3 กรณี คือ

- กรณี Full Rank หรือ $r = n$ ที่มีลักษณะเป็น VAR ในระดับตัวแปรที่เป็น stationary (Clarida and Taylor, 1997) กล่าวคือ ตัวแปรทุกตัวใน X_t นั้นมีลักษณะเป็น stationary ($X_t \sim I(0)$)

- กรณีที่ $r = 0$ จะได้ว่า สมการที่นำมาทดสอบนั้นเป็น VAR in first difference คือตัวแปรที่นำมาทดสอบไม่ cointegrated กัน (there exists no linear combination of the elements of X_t that is stationary)

- กรณี $0 < r < n$ แสดงว่ามีจำนวน cointegrating vectors เท่ากับ r (Enders, 1995) และ (Haug et al, 1999) เมื่อทราบว่าจำนวน cointegration relations ว่ามีค่าเท่ากับ r (จำนวน common trends เท่ากับ r) เราก็จะทราบจำนวน common stochastic trends ว่ามีค่าเท่ากับ $n-r$ เช่นกัน (Wolters, 1998) และ (Clarida and Taylor, 1997)

ขั้นที่ 3 การ normalized cointegrating vector(s) และ speed of adjustment coefficients
 การทำ normalized cointegrating vector(s) และ speed of adjustment coefficients เพื่อปรับ β และ α ให้สอดคล้องกับรูปแบบสมการที่ต้องการ โดยที่

$$\pi = \alpha \beta' \quad (4.47)$$

โดยที่ π^* ใช้กับรูปแบบที่ 2 และ π^{**} ใช้กับรูปแบบที่ 4
 β' = the (n x r) matrix of cointegrating parameters
 α = the (n x r) matrix of speed of adjustment parameters in ΔX_t

หากค่า rank ที่ได้จาก ขั้นที่ 2 มีค่า $1 < r < n$ จะต้องพิจารณาเลือก cointegrating vector ที่เหมาะสมก่อนทำการ normalized จากนั้นจึงทดสอบความถูกต้องของสมการว่าควรจะมีค่าคงที่และเครื่องหมายของสัมประสิทธิ์ตรงตามทฤษฎีหรือไม่ ทดสอบโดย χ^2 ซึ่งมีค่า degree of freedom เท่ากับจำนวนข้อจำกัดในการทดสอบ โดยเริ่มทดสอบจากค่าคงที่ก่อนแล้วจึงทดสอบสัมประสิทธิ์ของตัวแปรอื่นๆ จนครบทุกตัว โดย cointegrating vectors จะมีคุณสมบัติในการปรับค่าข้อมูลที่เป็น non-stationary process ให้เป็น stationary process เมื่ออยู่ในรูปแบบของ linear combination $\beta' X_t \sim I(0)$; $X_t \sim I(1)$ (Charemza and Deadman, 1992) แต่ในกรณีทั่วไป ถ้า $X_t \sim I(d)$ และ X_t cointegrated of order d และ $b(X_t \sim CI(d, b))$ จะมี linear combination ของตัวแปร ที่ทำให้ $\beta' X_t \sim I(d-b)$ โดยที่ $d \geq b > 0$ เมื่อ β คือ cointegrating vector

ทำการ normalized โดยสมมติว่ามี lag length เท่ากับ 1 และ rank=1 จะได้รูปแบบดังนี้

$$\Delta X_t = \pi_{11} X_{1t-1} + \pi_{12} X_{2t-1} + \dots + \pi_{1n} X_{nt-1} + \varepsilon_{1t} \quad (4.48)$$

ถ้าทำการ normalized โดยคำนึงถึงตัวแปร X_{1t-1} จะได้ว่า

$$\alpha_1 = \pi_{11} \text{ และ } \beta_{ij} = \frac{\pi_{ij}}{\pi_{11}} \quad (4.49)$$

$$\Delta X_{1t} = \alpha_1 (x_{1t-1} + \beta_{12} x_{2t-1} + \dots + \beta_{1n} x_{nt-1}) + \varepsilon_{1t} \quad (4.50)$$

ฉะนั้น $X_{1t-1} + \beta_{12} X_{2t-1} + \dots + \beta_{1n} X_{nt-1} = 0$ คือ long-run relationship

$\beta = (1 \ \beta_{12} \ \dots \ \beta_{1n})$ คือ cointegrating vector

α_1 คือ speed of adjustment coefficient

ค่าความเร็วในการปรับตัว หรือ speed of adjustment coefficient นั้น มีค่าอยู่ระหว่าง 0 และ -2 (Maddala and In-Moo, 1998) แต่มีการศึกษาแบบจำลองเศรษฐกิจมหภาคของ Federal Reserve Bank of ST. Louis เรื่อง A Vector Error-Correction Forecasting Model of the U.S. Economy ได้ทำการศึกษาโดยอาศัยวิธี Joahansen Methodology พบว่าผลของค่า speed of adjustment นั้นไม่ได้อยู่ในช่วงดังที่กล่าวมา โดยบางส่วนนั้นมีค่าติดลบที่มากกว่า -2 และบางส่วนก็พบว่าสามารถเป็นค่าที่มากกว่าศูนย์ได้ (Hoffman and Rasche, 1997)

ขั้นที่ 4 ตรวจสอบสมการ

พิจารณา error correction model โดยใช้วิธี causality tests และให้เหตุผลทางเศรษฐศาสตร์ ตัวแปรใดเป็นตัวแปรตาม ตัวแปรใดเป็นตัวแปรอิสระ ซึ่งรูปแบบของสมการ error correction model จากสมการที่ (4.15), (4.16), (4.20), (4.23) และ (4.25) คือ

$$\Delta X_t = \pi X_{t-1} + \sum_{i=1}^{P-1} \pi_i \Delta X_{t-i} + \varepsilon_t \quad (4.51)$$

$$\Delta X_t = \pi^* X_{t-1}^* + \sum_{i=1}^{P-1} \pi_i \Delta X_{t-i} + \varepsilon_t \quad (4.52)$$

$$\Delta X_t = A_0 + \pi X_{t-1} + \sum_{i=1}^{P-1} \pi_i \Delta X_{t-i} + \varepsilon_t \quad (4.53)$$

$$\Delta X_t = A_0 + \pi^{**} X_{t-1}^{**} + \sum_{i=1}^{P-1} \pi_i \Delta X_{t-i} + \varepsilon_t \quad (4.54)$$

$$\Delta X_t = A_0 + A_1 T + \pi X_{t-1} + \sum_{i=1}^{P-1} \pi_i \Delta X_{t-i} + \varepsilon_t \quad (4.55)$$

ขั้นที่ 5 ทดสอบความสามารถในการอธิบายของแบบจำลอง

ทำการ simulation แบบจำลองและทดสอบความสามารถในการอธิบายของแบบจำลอง โดยพิจารณาจากค่า root mean squared error, mean absolute error, mean absolute percentage error และค่า theil's inequality coefficient ซึ่งประกอบด้วย bias proportion, variance proportion และ covariance proportion โดยมีสูตรในการคำนวณ (โปรแกรมสำเร็จรูป Eviews, 1994-1998) ดังนี้

$$\text{root mean squared error} = \sqrt{\frac{1}{h+1} \sum_{t=s}^{s+h} (\hat{y}_t - y_t)^2}$$

$$\text{mean absolute error} = \frac{1}{h+1} \sum_{t=s}^{s+h} |\hat{y}_t - y_t|$$

$$\text{mean absolute percentage error} = \frac{1}{h+1} \sum_{t=s}^{s+h} \left| \frac{\hat{y}_t - y_t}{y_t} \right|$$

$$\text{Theil's inequality coefficient} = \frac{\sqrt{\frac{1}{h+1} \sum_{t=s}^{s+h} (\hat{y}_t - y_t)^2}}{\sqrt{\frac{1}{h+1} \sum_{t=s}^{s+h} (\hat{y}_t)^2} + \sqrt{\frac{1}{h+1} \sum_{t=s}^{s+h} (y_t)^2}}$$

$$\text{bias proportion} = \frac{\left(\frac{\bar{\hat{y}} - \bar{y}}{\bar{y}} \right)^2}{\sum (\hat{y}_t - y_t)^2 / h}$$

$$\text{variance proportion} = \frac{\left(S_{\hat{y}} - S_y \right)^2}{\sum (\hat{y}_t - y_t)^2 / h}$$

$$\text{covariance proportion} = \frac{2(1-r) S_{\hat{y}} S_y}{\sum (\hat{y}_t - y_t)^2 / h}$$

โดยที่ \hat{y} = forecasted value
 y = actual value
 $\bar{\hat{y}}$ = means of \hat{y}
 \bar{y} = means of y
 $S_{\hat{y}}$ = standard deviations of \hat{y}
 S_y = standard deviations of y
 r = correlation between \hat{y} and y

ซึ่ง forecast sample is $t = S, S+1, \dots, S+h$