

## บทที่ 3

### แนวคิดและระเบียบวิธีการศึกษา

ในบทแนวคิดและระเบียบวิธีการศึกษานี้ ได้แบ่งเนื้อหาออกเป็น 2 ช่วง คือ กรอบทฤษฎีแนวคิดของการศึกษา และระเบียบวิธีวิจัย

#### 3.1 กรอบทฤษฎีแนวคิดของการศึกษา

##### 3.1.1 แบบจำลองมาร์โควิทซ์ (Markowitz Model)

โดยการนำแบบจำลองการตั้งราคาในหลักทรัพย์ (Capital Asset Pricing Model : CAPM) มาประกอบการศึกษา ทำการวิเคราะห์ผลทางสถิติ เพื่อประเมินผลตอบแทน ซึ่งบ่งชี้ถึงผลการดำเนินงานของหน่วยลงทุนมาเป็นแบบจำลองคุณภาพของความสัมพันธ์ระหว่างผลตอบแทนที่คาดหวัง กับความเสี่ยงภายใต้แบบจำลองดังกล่าว ความเสี่ยงในที่นี้จะหมายถึง ความเสี่ยงที่เป็นระบบ (Systematic Risk) หรือความเสี่ยงที่ไม่สามารถกำจัดได้โดยการกระจายการลงทุน

ซึ่งนักลงทุนทุกคนต่างมีความคาดหวังจากการลงทุนเหมือนกัน เป็นผู้มีเหตุผล และเป็นผู้ที่หลีกเลี่ยงความเสี่ยง ทำให้นักลงทุนให้ความสนใจลงทุนในสินทรัพย์ที่ไม่มีความเสี่ยงและกลุ่มสินทรัพย์เสี่ยงอยู่บนเส้นกลุ่มหลักทรัพย์ที่มีประสิทธิภาพ (จอร์จ ลังซ์แกว, 2540) นั่นคือนักลงทุนต่างสนใจลงทุนในหลักทรัพย์กลุ่มตลาดเหมือนกัน กลุ่มหลักทรัพย์ตลาด เป็นกลุ่มหลักทรัพย์ที่รวมหลักทรัพย์ทุกประเภท จึงเกิดจากการเปลี่ยนแปลงในน้ำหนักของหลักทรัพย์ที่ถูกกำหนดจากราคาหลักทรัพย์ ถ้าหลักทรัพย์ชนิดหนึ่งราคาต่ำกว่าอีกชนิดหนึ่ง เมื่อเทียบจากความเสี่ยงที่เท่ากัน นักลงทุนจะเลือกซื้อหรือลงทุนในหลักทรัพย์ที่ราคาถูกกว่า ทำให้ราคาหลักทรัพย์นั้นปรับตัวสูงขึ้นและการขายหลักทรัพย์ที่ราคาแพงกว่า จะทำให้ราคาหลักทรัพย์นั้นต่ำ หรือ ลดลง กระบวนการดังกล่าวทำให้ราคาหลักทรัพย์ถูกผลักดันสู่จุดคุณภาพในที่สุด และผลตอบแทนที่คาดหวังของแต่ละหลักทรัพย์อยู่ในระดับสูงสุด ณ แต่ละระดับความเสี่ยง แบบจำลอง CAPM นี้เน้นสนใจในความเสี่ยงที่เป็นระบบของหลักทรัพย์ เนื่องจากอยู่ภายใต้เงื่อนไขว่าการกระจายการลงทุนในหลักทรัพย์ให้หลากหลายขึ้นจะสามารถกำจัดความเสี่ยงที่ไม่เป็นระบบได้ ความเสี่ยงใน CAPM นั้น หมายถึง ความเสี่ยงที่เป็นระบบ (Systematic Risk) โดยจะใช้ตัว เบต้า( $\beta$ ) เป็นสัญลักษณ์ เมื่อค่า  $\beta$  น้อยกว่า 1 หมายความว่าหลักทรัพย์นั้นมีความเสี่ยงน้อยกว่าหลักทรัพย์ที่มีค่า  $\beta$  มากกว่า 1 ความเสี่ยงของแต่ละหลักทรัพย์วัดได้จากการเปรียบเทียบความเสี่ยงของหลักทรัพย์นั้นกับความเสี่ยงในตลาดและการวัดความแปรปรวนของผลตอบแทนของหลักทรัพย์ใดไม่

อาจเทียบกับตัวเองได้ จึงใช้การวัดความแปรปรวนของผลตอบแทนของหลักทรัพย์นั้นเทียบกับผลตอบแทนของตลาด

ความเสี่ยงของหลักทรัพย์แต่ละตัว เป็นค่าความแปรปรวนของหลักทรัพย์และของตลาดจากหลักทรัพย์ใดๆ ค่า  $\beta$  สามารถคำนวณได้จากสูตรทางคณิตศาสตร์ ดังนี้

$$\beta_i (\text{ความเสี่ยง}) = \frac{\text{covariance} (R_i, R_m)}{\text{variance} (R_m)}$$

โดยความสัมพันธ์ระหว่างอัตราผลตอบแทนที่คาดหวังและค่าความเสี่ยงของหลักทรัพย์ แสดงได้จากสมการ ดังนี้

$$R_i = R_f + \beta_i (R_m - R_f) \quad 3.1$$

โดยที่

$R_i$  = อัตราผลตอบแทนจากการลงทุนในหลักทรัพย์  $i$  (return from portfolio)

$R_f$  = อัตราผลตอบแทนจากหลักทรัพย์ที่ปราศจากความเสี่ยง (return from the risk – free rate)

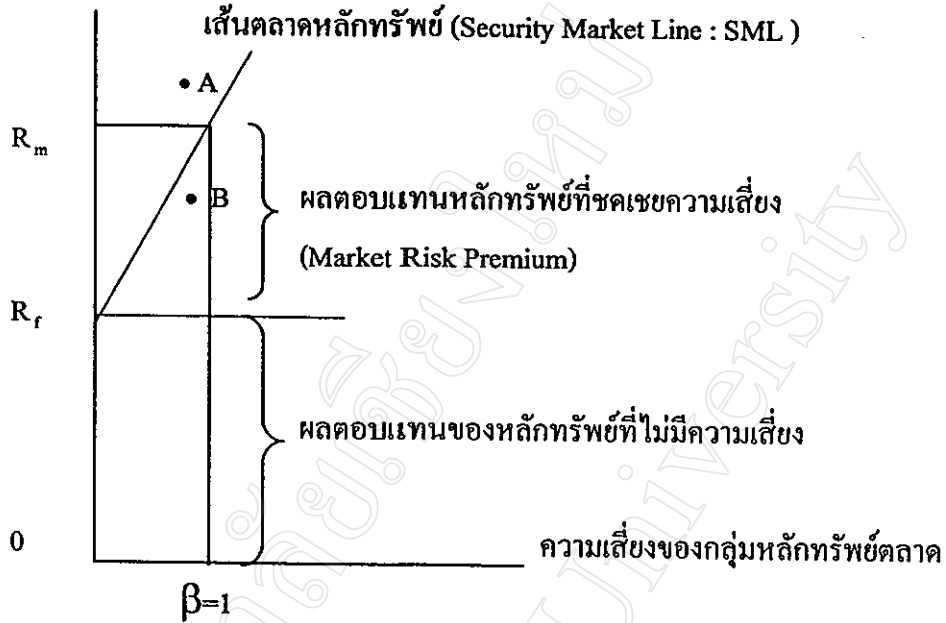
$R_m$  = อัตราผลตอบแทนที่ได้รับจากกลุ่มหลักทรัพย์ตลาด (return from the market)

ความสัมพันธ์ของอัตราผลตอบแทนที่คาดหวังกับความเสี่ยง สามารถกำหนดแสดงเป็นเส้นตลาดหลักทรัพย์ (Security Market Line : SML) โดยเป็นความสัมพันธ์ที่แสดงระดับผลตอบแทนที่นักลงทุนต้องการ ณ ระดับความเสี่ยงต่างๆ หรือเป็นการอธิบายความสัมพันธ์ระหว่างประสิทธิภาพของผลตอบแทนที่คาดหวังกับความเสี่ยงต่อการลงทุนในหลักทรัพย์ โดยเส้นตลาดหลักทรัพย์นี้ มีข้อสมมติฐานว่า ตลาดหลักทรัพย์เป็นตลาดที่มีประสิทธิภาพสูงและอยู่ในดุลยภาพ

ภาพที่ 3.1 แสดงความสัมพันธ์ระหว่างความเสี่ยงและผลตอบแทนที่คาดหวังเป็นแบบเส้นตรง และจุด A ให้ผลตอบแทนสูงกว่าจุดบนเส้นตลาดหลักทรัพย์ (SML) ซึ่งแสดงว่าหลักทรัพย์มีราคาซื้อขายในตลาดต่ำกว่าราคาที่เหมาะสม (Undervalued) และจุด B คือหลักทรัพย์ที่ให้ผลตอบแทน ต่ำกว่าจุดบนเส้นตลาดหลักทรัพย์ (SML) ซึ่งแสดงว่าหลักทรัพย์มีราคาซื้อขายในตลาดสูงกว่าราคาที่เหมาะสม (Overvalued) กล่าวคือ ณ ระดับความเสี่ยงหนึ่ง ผู้ลงทุนจะพากันซื้อหลักทรัพย์ A มากขึ้น เมื่อมีอุปสงค์มากขึ้น จะทำให้ราคาหลักทรัพย์ A นี้สูงขึ้น ทำให้อัตราผลตอบแทนลดลงจนสู่สมมูลบนเส้นตลาดหลักทรัพย์ (SML) ส่วนหลักทรัพย์ B ผู้ลงทุนจะไม่ซื้อเนื่องจากผลตอบแทนที่ได้ต่ำกว่าผลตอบแทนที่ต้องการ บนเส้นตลาดหลักทรัพย์ (SML) ทำให้อุปสงค์ลดลง ราคาหลักทรัพย์ B จะลดลง จนทำให้อัตราผลตอบแทนเพิ่มขึ้นสู่สถานะสมมูลบนเส้นตลาดหลักทรัพย์ (Security Market Line : SML)

ภาพที่ 3.1 แสดงความสัมพันธ์ระหว่างผลตอบแทนที่คาดหวังกับความเสี่ยงในการลงทุนในหลักทรัพย์

ผลตอบแทนที่คาดหวัง (Expect Return)



ที่มา : Fischer and Jordan (1995: 642)

3.1.2 แบบจำลองการถดถอยสลับเปลี่ยน ( Switching Regression Model )

แบบจำลองการถดถอยสลับเปลี่ยน เป็นแบบจำลองที่ประกอบด้วย 2 สถานการณ์ สมมุติให้ทั้งสองสถานการณ์เป็นดังนี้ (ทรงศักดิ์ ศรีบุญจิตต์ และอารี วิบูลย์พงศ์, 2543)

สถานการณ์ 1:  $Y_{1i} = \beta_1 X_{1i} + u_{1i}$  3.2

สถานการณ์ 2:  $Y_{0i} = \beta_0 X_{0i} + u_{0i}$  3.3

$I^* = (Y_{1i} - Y_{0i}) \lambda - u_{1i}$  3.4

$I^* = Z_{1i} \lambda - u_{1i}; Z_{1i} = (Y_{1i} - Y_{0i})$  3.5

$u_{1i} \sim (0, \sigma_1^2), u_{1i} \sim (0, \sigma_{1i}^2), u_{0i} \sim (0, \sigma_{0i}^2)$

- โดยที่  $Y_{1i}$  คือ ข้อมูลอนุกรมเวลาของตัวแปรตาม ณ สถานการณ์ 1
- $Y_{0i}$  คือ ข้อมูลอนุกรมเวลาของตัวแปรตาม ณ สถานการณ์ 2
- $X_{1i}$  คือ ข้อมูลอนุกรมเวลาของตัวแปรอิสระ ณ สถานการณ์ 1
- $X_{0i}$  คือ ข้อมูลอนุกรมเวลาของตัวแปรอิสระ ณ สถานการณ์ 2
- $\beta_0, \beta_1, \lambda$  คือ ค่าพารามิเตอร์

$u_{1i}, u_{2i}, u_i$  คือ ค่าความคลาดเคลื่อนของตัวแปรสุ่ม

$I_i$  คือตัวแปรที่ไม่สามารถสังเกตได้ จึงสร้างตัวแปรหุ่น (Dummy Variable :  $I_i$ ) ขึ้นมาซึ่งสามารถสังเกตได้

$$\left. \begin{aligned} I_i &= 1 \text{ เมื่อ } I_i \geq 0 \text{ หรือ } Z_i \lambda \geq u_i \\ I_i &= 0 \text{ เมื่อ } I_i < 0 \text{ หรือ } Z_i \lambda < u_i \end{aligned} \right\} \quad 3.6$$

ซึ่งในการเกิดสถานการณ์ 1 จะไม่เกิดสถานการณ์ 2 อย่างแน่นอน ดังนั้น  $Y_i$  ที่ได้จะเป็นดังนี้

$$\left. \begin{aligned} Y_i &= Y_{1i} \text{ เมื่อ } I_i = 1 \\ Y_i &= Y_{0i} \text{ เมื่อ } I_i = 0 \end{aligned} \right\} \quad 3.7$$

ในกรณีที่ซึ่งการแบ่งแยกตัวอย่างสามารถสังเกตได้ ค่าสังเกต  $I_i$  นั้นสามารถใช้วิธีภาวะน่าจะเป็นสูงสุดแบบโพรบิต (Probit Maximum Likelihood) ในการประมาณค่าพารามิเตอร์ และเนื่องจากสามารถประมาณค่าได้ ในลักษณะที่เป็นสัดส่วนของปัจจัย (a scale factor) เท่านั้น จึงได้สมมติให้  $\text{var}(u_i) = 1$  และสมมุติว่า และ มีการแจกแจงแบบปกติสามตัวแปร (A Trivariate Normal Distribution) เวกเตอร์ของค่าเฉลี่ย (Mean Vector) เป็นศูนย์และเมตริกซ์ของความแปรปรวนร่วมเป็นดังนี้

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & \sigma_{10} & \sigma_{1u} \\ \sigma_{10} & \sigma_0^2 & \sigma_{0u} \\ \sigma_{1u} & \sigma_{0u} & 1 \end{bmatrix}$$

ภาวะความน่าจะเป็นสูงสุด (Likelihood Function) สำหรับแบบจำลองนี้คือ

$$\begin{aligned} L(\beta_1, \beta_0, \sigma_1^2, \sigma_0^2, \sigma_{1u}, \sigma_{0u}) \\ = \prod \left[ \int_{-\infty}^{Z_i \lambda} g(y_{1i} - \beta_1 X_{1i}, u_{1i}) du_i \right]^{I_i} \left[ \int_{Z_i \lambda}^{\infty} f(y_{0i} - \beta_0 X_{0i}, u_i) du_i \right]^{1-I_i} \end{aligned} \quad 3.8$$

โดยที่  $g$  และ  $f$  คือ ฟังก์ชันความหนาแน่นปกติสองตัวแปร (Bivariate Normal Density Functions) ของ  $(u_{1i}, u_i)$  และ  $(u_{0i}, u_i)$  ตามลำดับ

การประมาณค่าฟังก์ชันดังสมการ 3.8 สามารถหาได้โดยใช้วิธีการถดถอยสลับเปลี่ยน 2 ขั้นตอน (Two-Stage Switching Regression Method) เพื่อปรับค่าความคลาดเคลื่อนของฟังก์ชันให้มีค่าเฉลี่ยเป็นศูนย์ ดังจะอธิบายได้ดังต่อไปนี้

เนื่องจากฟังก์ชันดังสมการ 3.8 ขึ้นอยู่กับฟังก์ชันสมการ 3.5 ค่าความคลาดเคลื่อนของสมการ 3.2 และ 3.3 จึงสามารถเขียนได้ดังนี้คือ

$$\begin{aligned} E(u_{1i} | u_i \leq Z_i \lambda) &= E(\sigma_{1u} u_i | u_i \leq Z_i \lambda) \\ &= -\sigma_{1u} \left[ \frac{\varphi(Z_i \lambda)}{\Phi(Z_i \lambda)} \right] \end{aligned} \quad 3.9$$

และ

$$\begin{aligned} E(u_{0i} | u_i \geq Z_i \lambda) &= E(\sigma_{0u} u_i | u_i > Z_i \lambda) \\ &= \sigma_{0u} \left[ \frac{\varphi(Z_i \lambda)}{1 - \Phi(Z_i \lambda)} \right] \end{aligned} \quad 3.10$$

จะเห็นว่าค่าคาดหวังของค่าความคลาดเคลื่อนของสมการ 3.9 และ 3.10 มีค่าไม่เป็นศูนย์ การใช้วิธีกำลังสองน้อยที่สุดในการประมาณค่าพารามิเตอร์ของสมการ 3.2 และ 3.3 จึงให้ค่าประมาณของพารามิเตอร์เหล่านี้มีความเอนเอียง (Bias) และไม่สอดคล้อง (Inconsistent) ต่อมาจึงได้เสนอวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์ของสมการ 3.2 และ 3.3 ใหม่ โดยการเพิ่มตัวแปร  $W_{1i}$  และ  $W_{0i}$  เข้าไปในสมการ 3.2 และ 3.3 เพื่อขจัดปัญหาเอนเอียง ซึ่งจะได้สมการใหม่ดังนี้

$$Y_{1i} = \alpha + \beta_1 X_{1i} - \sigma_{1u} W_{1i} + \varepsilon_{1i} \quad \text{สำหรับ } I_i = 1 \quad 3.11$$

$$Y_{0i} = \alpha + \beta_0 X_{0i} + \sigma_{0u} W_{0i} + \varepsilon_{0i} \quad \text{สำหรับ } I_i = 0 \quad 3.12$$

โดยที่

$$W_{1i} = \varphi(Z_i \lambda) / \Phi(Z_i \lambda)$$

$$W_{0i} = \varphi(Z_i \lambda) / [1 - \Phi(Z_i \lambda)]$$

$\varepsilon_{1i}, \varepsilon_{0i}$  เป็นค่าความคลาดเคลื่อนตัวใหม่ที่มีค่าเฉลี่ยแบบมีเงื่อนไข (Conditional Means) เป็นศูนย์

### 3.1.3 การทดสอบความนิ่งของข้อมูล (Unit Root Test)

การทดสอบยูนิตรูท เป็นการตรวจสอบข้อมูลอนุกรมเวลาว่ามีลักษณะข้อมูลเป็นแบบ “นิ่ง” หรือ “ไม่นิ่ง” โดยดิกกี-ฟูลเลอร์ (Dickey-Fuller) สมมติแบบจำลองเป็นดังนี้

$$Y_t = \alpha + \beta X_t + \varepsilon_t \quad 3.13$$

และ  $X_t = \rho X_{t-1} + e_t \quad 3.14$

โดยที่	$Y_t$	คือ	ตัวแปรตาม
	$X_t$	คือ	ตัวแปรอิสระ
	$\alpha, \beta$	คือ	ค่าพารามิเตอร์
	$\varepsilon_t, e_t$	คือ	ความคลาดเคลื่อนเชิงสุ่ม (Random Error)
	$\rho$	คือ	สัมประสิทธิ์อัตโนมัติสัมพันธ์ (Autocorrelation Coefficient)

ให้  $\rho = 1$

จะได้  $X_t = X_{t-1} + e_t ; e_t \sim iid(0, \sigma^2 e_t)$

โดยที่  $e_t$  เป็นอนุกรมของตัวแปรสุ่มที่แจกแจงแบบปกติเหมือนกันและเป็นอิสระต่อกัน โดยมีค่าเฉลี่ยเท่ากับศูนย์ และค่าความแปรปรวนคงที่ โดยมีสมมติฐานของการทดสอบของดิกกี-ฟูลเลอร์ คือ

$$H_0: \rho = 1$$

$$H_1: |\rho| < 1; -1 < \rho < 1$$

ถ้ายอมรับ  $H_0: \rho = 1$  หมายความว่า  $X_t$  มียูนิตรูท หรือ  $X_t$  มีลักษณะไม่นิ่ง แต่ถ้ายอมรับ  $H_1: |\rho| < 1$  หมายความว่า  $X_t$  1 ไม่มียูนิตรูท หรือ  $X_t$  มีลักษณะนิ่ง อย่างไรก็ตามการทดสอบยูนิตรูทดังกล่าวข้างต้นสามารถทำได้อีกวิธีหนึ่ง คือ

$$\text{ให้ } \rho = (1 + \theta) ; -1 < \theta < 0$$

โดยที่  $\theta$  คือ พารามิเตอร์

$$\text{จากสมการ 3.14 จะได้ } X_t = (1 + \theta)X_{t-1} + e_t$$

$$X_t = X_{t-1} + \theta X_{t-1} + e_t$$

$$\begin{aligned} X_t - X_{t-1} &= \theta X_{t-1} + e_t \\ \Delta X_t &= \theta X_{t-1} + e_t \end{aligned} \quad 3.15$$

จากสมการ 3.15 ได้สมมติฐานการทดสอบของดิกกี-ฟูลเลอร์ใหม่ คือ

$$H_0 : \theta = 0$$

$$H_1 : \theta < 0$$

ถ้ายอมรับ  $H_0$  จะได้ว่า  $\rho = 1$  หมายความว่า  $X_t$  มี Unit Root หรือ  $X_t$  มีลักษณะไม่นิ่ง แต่ถ้ายอมรับ  $H_1$  จะได้ว่า  $\rho < 1$  หมายความว่า  $X_t$  ไม่มี Unit Root หรือ  $X_t$  มีลักษณะนิ่ง

เนื่องจากข้อมูลอนุกรมเวลา ณ เวลา  $t$  มีส่วนสัมพันธ์กับข้อมูลอนุกรมเวลา ณ เวลา  $t-1$  ค่าคงที่ และแนวโน้ม ดังนั้น ดิกกี-ฟูลเลอร์จึงได้พิจารณาสมการถดถอย 3 รูปแบบที่แตกต่างกัน ในการทดสอบว่ามียูนิทรูทหรือไม่ ซึ่ง 3 สมการดังกล่าว ได้แก่

$$\Delta X_t = \theta X_{t-1} + e_t \quad 3.16$$

$$\Delta X_t = \alpha + \theta X_{t-1} + e_t \quad 3.17$$

$$\Delta X_t = \alpha + \beta_t + \theta X_{t-1} + e_t \quad 3.18$$

การตั้งสมมติฐานของการทดสอบของดิกกี-ฟูลเลอร์เป็นเช่นเดียวกับที่กล่าวมาแล้วข้างต้น ส่วนการทดสอบโดยใช้การทดสอบอ็อกเมนต์เทค ดิกกี-ฟูลเลอร์ (Augmented Dickey-Fuller test : ADF test) โดยเพิ่มขบวนการถดถอยในตัวเอง (Autoregressive Processes) เข้าไปในสมการที่ 3.16 ถึง 3.18 ซึ่งเป็นการแก้ปัญหากรณีที่ใช้การทดสอบของดิกกี-ฟูลเลอร์แล้วค่าเคอร์บิน-วัตสันต่ำ การเพิ่มขบวนการถดถอยในตัวเองเข้าไปในนั้น ผลการทดสอบ อ็อกเมนต์เทค ดิกกี-ฟูลเลอร์จะทำให้ได้ค่าเคอร์บิน-วัตสันเข้าใกล้ 2 ทำให้ได้สมการใหม่เป็น

$$\Delta X_t = \theta X_{t-1} + \sum_{i=1}^p \phi_i \Delta X_{t-i} + e_t \quad 3.19$$

$$\Delta X_t = \alpha + \theta X_{t-1} + \sum_{i=1}^p \phi_i \Delta X_{t-i} + e_t \quad 3.20$$

$$\Delta X_t = \alpha + \beta_t + \theta X_{t-1} + \sum_{i=1}^p \phi_i \Delta X_{t-i} + e_t \quad 3.21$$

โดยที่	$X_t$	คือ ข้อมูลอนุกรมเวลา ณ เวลา $t$
	$X_{t-1}$	คือ ข้อมูลอนุกรมเวลา ณ เวลา $t-1$
	$\alpha, \theta, \beta, \varphi$	คือ ค่าพารามิเตอร์
	$t$	คือ ค่าแนวโน้ม
	$e_t$	คือ ข้อมูลอนุกรมเวลาของตัวแปรสุ่ม

### 3.1.4 แนวคิดเกี่ยวกับการร่วมกันไปด้วยกัน ( Cointegration )

ข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีลักษณะหนึ่งสามารถนำไปใช้หาสมการถดถอยได้ ส่วนอนุกรมเวลาที่มีลักษณะไม่หนึ่งเมื่อนำไปใช้หาสมการถดถอยอาจได้สมการถดถอยที่ไม่แท้จริง เมื่อทราบว่าข้อมูลอนุกรมเวลามีลักษณะไม่หนึ่งแล้ว อาจไม่เกิดปัญหาสมการถดถอยไม่แท้จริงก็ได้ หากว่าสมการถดถอยดังกล่าวมีลักษณะการร่วมกันไปด้วยกัน

การร่วมไปด้วยกันคือ การมีความสัมพันธ์ระยะยาวระหว่างข้อมูลอนุกรมเวลาตั้งแต่ 2 ตัวแปรขึ้นไปมีลักษณะไม่หนึ่ง แต่ส่วนเบี่ยงเบนที่ออกจากความสัมพันธ์ในระยะยาวมีลักษณะหนึ่ง สมมติให้ตัวแปรข้อมูลอนุกรมเวลา 2 ตัวแปรใด ๆ ที่มีลักษณะไม่หนึ่งแต่มีค่าสูงขึ้นตามไปด้วยกันทั้งคู่ และมีอันดับความสัมพันธ์ของข้อมูลเหมือนกัน (Integration of the same order) ความแตกต่างระหว่างตัวแปรทั้งสองไม่มีแนวโน้มเพิ่มขึ้นหรือลดลง อาจเป็นไปได้ว่าความแตกต่างระหว่างตัวแปรทั้งสองดังกล่าวมีลักษณะหนึ่ง กล่าวได้ว่าข้อมูลอนุกรมเวลาดังกล่าวมีการร่วมกันไปด้วยกัน

ดังนั้นการถดถอยร่วมกันไปด้วยกัน ( Cointegration Regression ) คือเทคนิคการประมาณค่าความสัมพันธ์คู่สภาพระยะยาวระหว่างข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีลักษณะไม่หนึ่ง โดยที่การเบี่ยงเบนออกจากคู่สภาพระยะยาวต้องมีลักษณะหนึ่ง

การทดสอบการร่วมกันไปด้วยกันทำได้โดย การใช้ส่วนที่เหลือจากสมการถดถอยที่ได้ มาทำการทดสอบว่ามีการร่วมกันไปด้วยกันหรือไม่ โดยการทดสอบยูนิทรูท จะได้ว่า จากสมการ 3.13 นำค่ามาหาสมการถดถอยใหม่ ดังต่อไปนี้

$$\Delta \hat{\varepsilon}_t = \gamma \hat{\varepsilon}_{t-1} + \sigma_t \quad 3.22$$

โดยที่	$\hat{\varepsilon}_t, \hat{\varepsilon}_{t-1}$	คือ ส่วนที่เหลือ ณ เวลา $t$ และ $t-1$ ที่นำมาหาสมการถดถอยใหม่
	$\gamma$	คือ ค่าพารามิเตอร์
	$\sigma_t$	คือ ข้อมูลอนุกรมเวลาของตัวแปรสุ่ม



ตั้งสมมุติฐาน

$H_0: \gamma=0$  ไม่มีการร่วมกันไปด้วยกัน

$H_1: \gamma \neq 0$  มีการร่วมกันไปด้วยกัน

โดยใช้สถิติ “t” :ซึ่งมีสูตรดังต่อไปนี้

$$t = \frac{\hat{\gamma}}{S.E.\hat{\gamma}}$$

นำค่า t-test ที่ใช้ในการทดสอบเทียบกับค่าวิกฤต MacKinnon ถ้ายอมรับ  $H_0$  หมายความว่าสมการถดถอยที่ได้ไม่มีการร่วมกันไปด้วยกัน และถ้ายอมรับ  $H_1$  หมายความว่าสมการถดถอยที่ได้มีการร่วมกันไปด้วยกันนั่นเอง

### 3.1.5 แนวความคิดเกี่ยวกับแบบจำลองเอเรอร์คอร์เรชัน ( Error-Correction Model: ECM )

แบบจำลองเอเรอร์คอร์เรชัน (ECM) คือกลไกการปรับตัวเข้าสู่ดุลยภาพในระยะยาว สมมุติให้  $Y_t$  และ  $X_t$  เป็นข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีลักษณะไม่นิ่ง และไม่เกิดปัญหาสมการถดถอยไม่แท้จริง สมการถดถอยที่ได้มีการร่วมกันไปด้วยกัน โดยมีกลไกการปรับตัวเข้าสู่ดุลยภาพในระยะยาว หมายความว่าตัวแปรทั้งสองมีความสัมพันธ์เชิงดุลยภาพระยะยาว แต่ในระยะสั้นอาจมีการออกนอกดุลยภาพได้ เพราะฉะนั้นจึงให้พจน์ค่าความคลาดเคลื่อนดุลยภาพนี้อาจเป็นตัวเชื่อมพฤติกรรมระยะสั้นและระยะยาวเข้าด้วยกัน โดยลักษณะที่สำคัญของตัวแปรอนุกรมเวลาที่มีการร่วมกันไปด้วยกันคือวิถีเวลา (Time Path) ของอนุกรมเวลาเหล่านี้ได้รับอิทธิพลจากการเบี่ยงเบนออกจากดุลยภาพระยะยาว ดังนั้นเมื่อกลับเข้าสู่ดุลยภาพระยะยาว การเคลื่อนไหวของข้อมูลอนุกรมเวลาอย่างน้อยบางตัวแปรจะต้องตอบสนองต่อขนาดของการออกนอกดุลยภาพในแบบจำลองเอเรอร์คอร์เรชันพลวัตพจน์ระยะสั้น ( Short-term Dyanmics) ของตัวแปรในระบบจะได้รับอิทธิพลการเบี่ยงเบนออกจากดุลยภาพ (ทรงศักดิ์ ศรีบุญจิตต์ และอารี วิบูลย์พงศ์, 2542 )

ตัวอย่างแบบจำลองเอเรอร์คอร์เรชัน (ECM) เป็นดังนี้

$$\Delta Y_t = a_1 + a_2 \varepsilon_{t-1} + \sum_{m=1}^n a_{4m} \Delta X_{t-m} + \sum_{p=1}^q a_{5p} \Delta Y_{t-p} + \mu_{yt} \quad 3.23$$

โดยที่	$\Delta Y_t$	คือ	การเปลี่ยนแปลงข้อมูลอนุกรมเวลา ณ เวลา t
	$\Delta Y_{t-p}, \Delta X_{t-m}$	คือ	การเปลี่ยนแปลงข้อมูลอนุกรมเวลา ณ เวลา t-p และ t-u
	$\varepsilon_{t-1}$	คือ	ส่วนที่เหลือ ณ เวลา t-1 จากสมการความสัมพันธ์ระยะยาว
	$\mu_{yt}$	คือ	ความคลาดเคลื่อนของตัวแปรสุ่ม
	$a_1, a_2, a_{4m}, a_{5p}$	คือ	ค่าพารามิเตอร์

### 3.2 ระเบียบวิธีวิจัย

#### 3.2.1 หาผลตอบแทนแต่ละหลักทรัพย์และผลตอบแทนของตลาดหลักทรัพย์

วิธีการคำนวณค่าตัวแปรที่ใช้ในการศึกษา

1) จำนวนอัตราผลตอบแทนของหลักทรัพย์  $i$  ในช่วงเวลา  $t$  หาได้จากการนำข้อมูลราคาปิดของหลักทรัพย์  $i$  ในช่วงเวลา  $t$  และในช่วงเวลา  $t-1$  รวมทั้งเงินปันผลของหลักทรัพย์  $i$  ในช่วงเวลา  $t$  ดังนี้

$$R_{it} = (P_{it} - P_{i,t-1}) + D_{it} / P_{i,t-1} \quad 3.24$$

โดยที่  $R_{it}$  = อัตราผลตอบแทนของหลักทรัพย์  $i$  ในช่วงเวลา  $t$

$P_{it}$  = ราคาปิดของหลักทรัพย์  $i$  ในช่วงเวลา  $t$

$P_{i,t-1}$  = ราคาปิดของหลักทรัพย์  $i$  ในช่วงเวลา  $t-1$

$D_{it}$  = เงินปันผลของหลักทรัพย์  $i$  ในช่วงเวลา  $t$

2) จำนวนอัตราผลตอบแทนของตลาดหลักทรัพย์ ณ เวลา  $t$  ( $R_{mt}$ ) จำนวนได้จากดัชนีราคาตลาดหลักทรัพย์แห่งประเทศไทย ได้ดังนี้

$$R_{mt} = (P_{mt} - P_{m,t-1}) / P_{m,t-1} \quad 3.25$$

โดยที่  $R_{mt}$  = อัตราผลตอบแทนของตลาดหลักทรัพย์ ในช่วงเวลา  $t$

$P_{mt}$  = ดัชนีราคาตลาดหลักทรัพย์แห่งประเทศไทยในช่วงเวลา  $t$

$P_{m,t-1}$  = ดัชนีราคาตลาดหลักทรัพย์แห่งประเทศไทยในช่วงเวลา  $t-1$

3.2.2 นำค่า  $R_{mt}$  และ  $R_{it}$  ที่ได้ มาทดสอบ Unit Root เพื่อดูว่าข้อมูลนั้นมีลักษณะนิ่ง (Stationary) หรือ Non-stationary โดยใช้วิธี Augmented Dickey - Fuller Test (ADF)

3.2.3 นำข้อมูลที่ทดสอบ Unit Root มาทดสอบการรวมกันไปด้วยกัน (Cointegration) เพื่อหาความสัมพันธ์ระยะยาวของอัตราผลตอบแทนของหลักทรัพย์ และอัตราผลตอบแทนของตลาดหลักทรัพย์ เนื่องจาก เมื่อทราบว่าข้อมูลอนุกรมเวลามีลักษณะนิ่งแล้ว อาจไม่เกิดปัญหาสมการถดถอยไม่แท้จริงก็ได้ หากว่าสมการถดถอยดังกล่าวมีลักษณะการรวมกันไปด้วยกัน

3.2.4 เมื่อทราบว่าข้อมูลอนุกรมเวลา มีความสัมพันธ์กันในระยะยาวแล้ว แต่ในระยะสั้น ข้อมูลอนุกรมเวลาทั้ง 2 อาจมีการออกนอกดุลยภาพได้ ดังนั้นจึงต้องวิเคราะห์ความสัมพันธ์เชิงดุลยภาพ และการปรับตัวในระยะสั้น ด้วยวิธี Error Correction Model (ECM)

3.2.5 วิเคราะห์ความสัมพันธ์ ระหว่าง อัตราผลตอบแทนของหลักทรัพย์ กับอัตราผลตอบแทนของตลาดหลักทรัพย์ โดยใช้การถดถอยแบบสลับเปลี่ยน (Switching Regression Method) เพื่อให้ได้ค่าความเสี่ยง และพิสูจน์ความแตกต่างกันของความเสี่ยง ระหว่างภาวะขาขึ้น และภาวะขาลง