

การหาลักษณะของแบบจำลองทางการเงิน (Simulations)

ในการศึกษาหาความสัมพันธ์ของตัวแปรต่างๆ ทางเศรษฐกิจโดยใช้สมการถดถอย (Regression) นั้น เรามักจะตั้งสมมุติฐานของความสัมพันธ์ดังนี้

$$Y_t = \sum_{i=1}^k \alpha_i X_{it} + U_t \quad \begin{matrix} t = 1, 2, \dots, T \\ i = 1, 2, \dots, k \end{matrix}$$

โดยที่  $Y_t$  เป็นตัวแปรตาม (dependent variable) และ  $X_{it}$  เป็นตัวแปรอิสระ (exogenous variables) ที่อธิบายพฤติกรรมของ  $Y_t$  ส่วน  $U_t$  เป็นตัวที่แสดงถึงความคลาดเคลื่อน ซึ่งอาจจะเกิดจากการผิดพลาดในการวัดหรืออาจเป็นปัจจัยที่แทนสิ่งที่ยังวัดออกมาไม่ได้ ซึ่งในเศรษฐมิติเรียกว่า disturbance term ซึ่ง  $U_t$  นี้ อาจจะเป็นบวกหรือลบก็ได้ อย่างไรก็ตาม ในการประมาณค่าสัมประสิทธิ์ของ  $X_{it}$  นั้น มีข้อสมมุติว่า

$$E(U_t) = 0$$

$$E(u_t U_{t'}) = \begin{cases} 0 & \text{เมื่อ } t \neq t' \\ \sigma_u^2 & \text{เมื่อ } t = t' \end{cases}$$

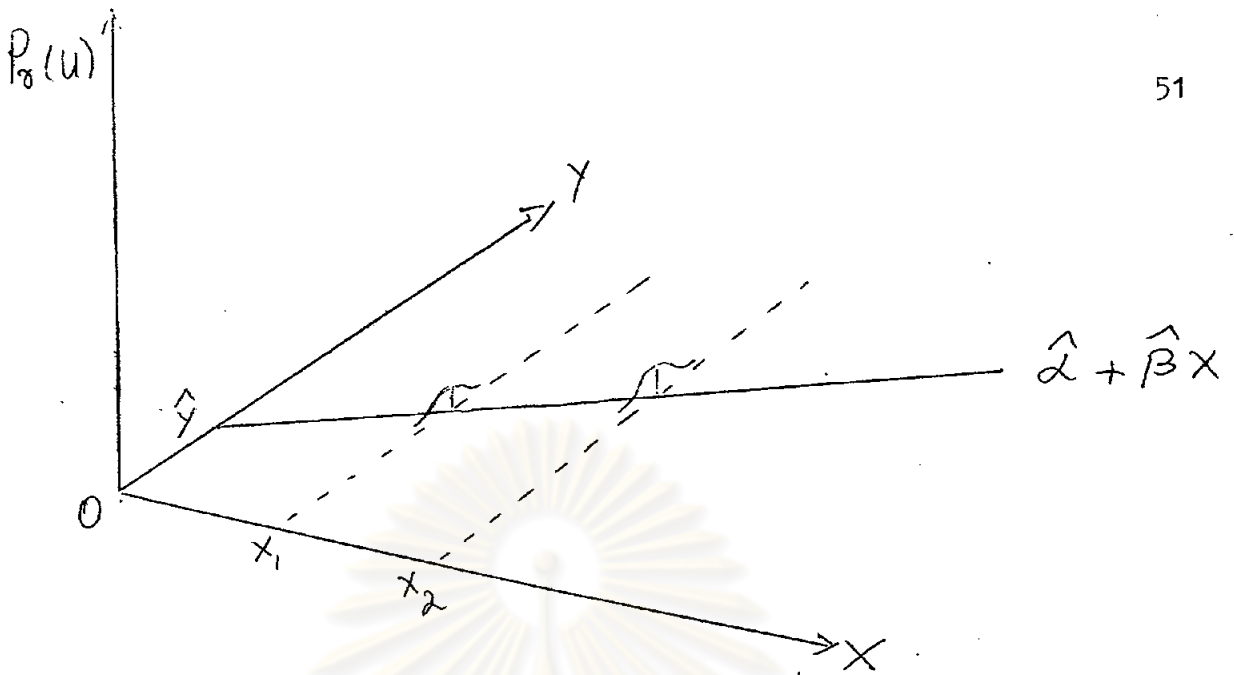
หรือจะใส่สมการที่ประมาณได้ว่า

$$\hat{Y}_t = \sum_{i=1}^k \hat{\alpha}_i X_{it} \dots \dots \dots (1)$$

โดยที่  $\hat{u}_t = 0$

ถ้าเป็นความสัมพันธ์ของตัวแปรสองตัว อาจเขียนรูปแสดงสมการที่ประมาณได้

$$\hat{Y} = \hat{\alpha} + \hat{\beta}X \text{ ดังนี้}$$



เส้นตรง  $\hat{y} = \hat{\alpha} + \hat{\beta}X$  คือเส้นที่ประมาณ บนค่า  $\hat{u} = 0$

จากสมการที่ 1 ถ้าเรากำหนดให้  $\hat{\alpha}_i$  คงที่ และกำหนดค่า  $x_{it}$  ในวาระยะเวลาต่างๆ และกำหนดค่า  $\hat{u}_t$  ที่ mean คือ ศูนย์ เราก็สามารถหาค่า  $\hat{y}_t$  ในวาระเวลาต่างๆ ได้ ซึ่งวิธีการนี้คือการหาค่าของตัวแปรตาม (dependents variable) หรือที่เรียกว่าการหา Simulated values ของตัวแปรตามนั่นเอง

1. การหาค่าผลลัพธ์แบบจำลองสถิต (Static Model)

ถ้าเรามีแบบจำลองสถิต ดังนี้

$$A_{yt} + B_{xt} = u_t \dots\dots\dots(2)$$

โดยที่

$$Y_t = \begin{Bmatrix} Y_{1t} \\ Y_{2t} \\ \vdots \\ Y_{nt} \end{Bmatrix}$$

$Y_t$  เป็นตัวแปรในระบบ  
(endogenous variable)

$$X_t = \begin{Bmatrix} X_{1t} \\ X_{2t} \\ \vdots \\ X_{mt} \end{Bmatrix}$$

$X_t$  เป็นตัวแปรนอกระบบ  
(exogenous variable)

$$A = \begin{Bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{Bmatrix}$$

$$B = \begin{Bmatrix} b_{11} & \dots & b_{1m} \\ \vdots & & \vdots \\ b_{n1} & \dots & b_{nm} \end{Bmatrix}$$

$$u_t = \begin{Bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_{nt} \end{Bmatrix} \quad t = 1, 2, \dots, T$$

การกระจายค่าของสมาชิกของ  $u_t$  เช่นเดิมคือ  $E(u_t) = 0$  เราได้ reduced from ของ simultaneous system

ดังนั้น 
$$\hat{Y}_t = -A^{-1} B X_t$$

หรืออาจเขียนว่า 
$$\hat{Y}_t = \hat{\Gamma} X_t \dots \dots \dots (3)$$

ถ้าเรากำหนดค่า  $\hat{\Gamma}$  และ  $X_t$  ต่างๆ เราก็คำนวณค่า  $\hat{Y}_t$  ทุกๆ ตัวได้

ถ้าขนาดของตัวอย่าง T การหาค่า  $\hat{Y}$  ในช่วงเวลาภายใน T ช่วงเวลา ก็เป็นการ Simulations แต่ถ้าหา  $\hat{Y}$  ในช่วงเวลาที่มากกว่า T คือเวลา  $t_{+1}, t_{+2}, t_{+s}$  ก็เป็นการพยากรณ์ (Prediction)

2. การหาค่าผลลัพธ์ของแบบจำลองเคลื่อนที่ (dynamic model)

หลักเกณฑ์คงเหมือนกัน แต่วิธีการอาจยุ่งยากซับซ้อนขึ้นอีก เพราะมีค่าของตัวแปรในระบยในวงระยะเวลาก่อน (lagged valued of endogenous variables) เข้ามาเกี่ยวข้องของควย เช่น ถ้าเรามีแบบจำลองเคลื่อนที่ในรูป

$$A_0 y_t + A_1 y_{t-1} + A_2 y_{t-2} + \dots + A_k y_{t-k} + B X_t = U_t \dots \dots \dots (4)$$

จะเห็นว่าในสมการที่ 4 นั้น มีตัวแปรในระบบในวคระยะเวลาก่อน ( $Y_{t-k}$ ) ซึ่งตัวแปรนี้เองที่ทำให้การหาค่าผลลัพธ์ยุ่งยากขึ้น เช่น เราต้องการหาค่าผลลัพธ์ของ  $\hat{Y}_{2501}$  ถึง  $\hat{Y}_{2510}$  เราต้องใช้ค่าจริงของ  $\hat{Y}_{2500}$  จำนวนหาค่า  $\hat{Y}_{2501}$  ก่อน ซึ่งการทำเช่นนี้ เรียกว่า "one period simulation" ส่วนการหาค่า  $\hat{Y}_{2502}$  นั้น ค่าตัวแปรในระบบในวคก่อนต้องใช้ค่าที่คำนวณได้  $\hat{Y}_{2501}$  ไม่ใช่ค่าจริง  $Y_{2501}$  และ  $\hat{Y}_{2503}$  ก็ใช้ค่า  $\hat{Y}_{2502}$  เช่นกัน (ในกรณีที่เป็นแบบจำลองมีตัวแปรในระบบในวคระยะเวลาก่อนเป็น  $Y_{t-1}$ ) ซึ่งการที่ใช้ค่าตัวแปรในระบบในวคระยะเวลาก่อนที่คำนวณได้  $\hat{Y}_{t-1}$  มาคำนวณ  $\hat{Y}_t$  นี้ เราเรียกว่า dynamic simulations สำหรับในวิทยานิพนธ์นี้ เนื่องจากแบบจำลองเป็นแบบจำลองเคลื่อนที่แบบเส้นตรง การหาค่าผลลัพธ์ก็ใช้วิธีการเดียวกับที่อธิบายมาข้างต้น<sup>1</sup>

### 3. ประโยชน์ของการทำ Simulations

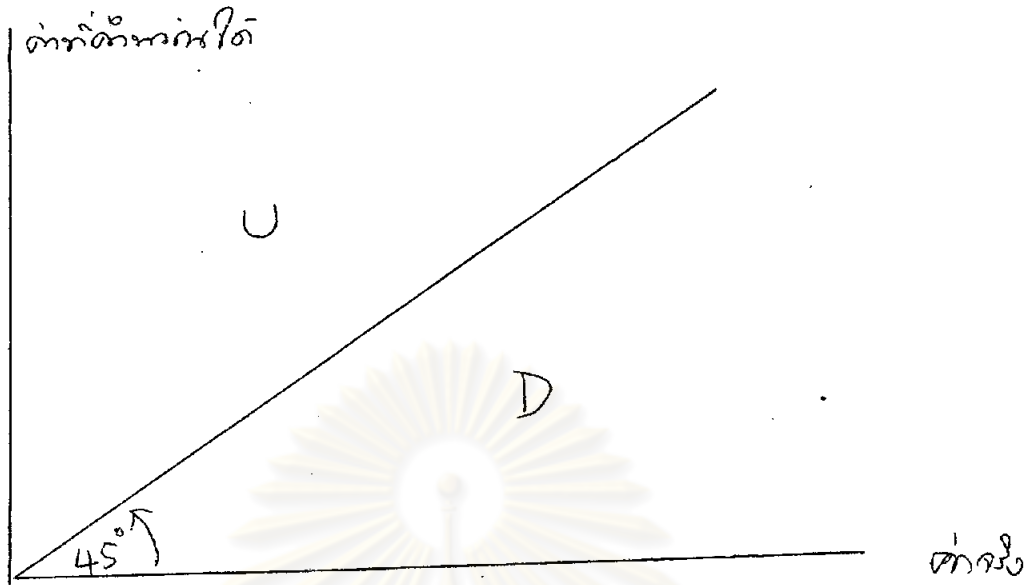
ประโยชน์ของการทำ Simulations มี 3 ประการด้วยกันคือ<sup>2</sup>

1. เพื่อที่จะทดสอบแบบจำลองที่สร้างขึ้นว่ามีความสามารถที่จะพยากรณ์ได้ก็เพียงใด วิธีการก็คือคำนวณค่าของตัวแปรในระบบในระยะเวลาที่ศึกษาแล้วเทียบกับค่าที่เป็นจริง การทดสอบสามารถทำได้โดยใช้กราฟแสดงค่าที่คำนวณได้ และค่าที่เป็นจริง

<sup>1</sup> Lawrence R. Klein, A textbook of Econometrics, (N.J : Prentice - Hall, INC., 1974) pp. 233 - 235.

Virabongsa Ramangkura, "A Policy Simulation Model for the Development of the Economy of Thailand, "Unpublished Ph. D. Dissertation (University of Pennsylvania, 1972) pp. 139 - 141.

<sup>2</sup> Ibid., pp. 142 - 144.



ถ้าทุกจุดที่แสดงถึงความสัมพันธ์ของสองค่าอยู่บนเส้น 45° ก็แสดงว่าแบบจำลองนี้มีความสามารถในการพยากรณ์ได้ดีมาก ถ้าจุดที่ใดเคลื่อนไปทางพื้นที่ U ก็แสดงว่าค่าที่ได้นั้นมากกว่าค่าที่เป็นจริง ทำนองตรงข้ามถ้าจุดที่ใดเคลื่อนมาทางพื้นที่ D ก็แสดงว่าค่าที่คำนวณได้ต่ำกว่าที่ควรจะเป็น

ในการทดสอบความสามารถของแบบจำลองนี้ มีตัวสถิติ 4 ตัวที่ใช้เป็นตัววัดคือ mean percentage error (MPE), mean absolute percentage error, (MAPE), root mean square percentage error (RMSPE) และ Correlation coefficient (CC) ซึ่งค่าเหล่านี้คำนวณได้ดังนี้

$$\begin{aligned}
 1. \text{ MPE} &= \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T \frac{(Y_t^f - Y_t)}{Y_t} \\
 2. \text{ MAPE} &= \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T \left| \frac{Y_t^f - Y_t}{Y_t} \right| \\
 3. \text{ RMSPE} &= \left\{ \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T \left( \frac{Y_t^f - Y_t}{Y_t} \right)^2 \right\}^{\frac{1}{2}}
 \end{aligned}$$

$$4. \text{ CC} = \frac{\sum_{t=1}^T (Y_t^f - \bar{Y}_t^f) (Y_t - \bar{Y}_t)}{\left\{ \sum_{t=1}^T (Y_t^f - \bar{Y}_t^f)^2 (Y_t - \bar{Y}_t)^2 \right\}^{\frac{1}{2}}}$$

ค่า  $Y_t^f$  = ค่าที่พยากรณ์ได้ของตัวแปรตาม ณ เวลา t

$Y_t$  = ค่าจริงของตัวแปรตาม ณ เวลา t.

ถ้าตัวสถิติหนึ่งและที่สองใกล้เคียงกัน แสดงว่าค่าที่คำนวณได้ดีมาก ค่าที่คำนวณจะอยู่รอบเส้น 45° ส่วนค่าที่สามเป็นการวัดความเบี่ยงเบนจากเส้น 45° ซึ่งมาจากค่า mean square error (MSE) ซึ่งมีค่า  $MSE = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T (Y_t^f - Y_t)^2$  ถ้าหารากของกำลัง

สองของ MSE ก็จะได้ root mean square error (RMSE) ซึ่งถ้าทำเป็น percentage error ก็จะได้ค่าสถิติที่สามคือ RMSPE ส่วนตัวที่สี่เป็นค่าความสัมพันธ์ของตัวที่คำนวณได้กับค่าจริง ถ้าการคำนวณได้ค่าพยากรณ์ที่ดีมาก CC จะมีค่าเท่ากับหนึ่ง

2. การวิเคราะห์ค่าตัวทวี (Multiplier analysis) การวิเคราะห์ค่าตัวทวี

เป็นการศึกษาผลของการเปลี่ยนแปลงตัวแปรในระบบหรือเปลี่ยนแปลงค่าประมาณของตัวแปรที่อธิบายตัวแปรในระบบ การศึกษาเช่นนี้จะทำให้ทราบว่าควรจะนำนโยบายใดมาใช้อย่างไรจึงจะให้ผลตามที่ต้องการ ถ้าเราให้ตัวแปรในระบบที่ได้จากการ simulations แสดงด้วย

$$Y^c = \{ Y_{it}^c, Y_{i,t+1}^c, Y_{i,t+2}^c, \dots \} \quad i = 1, 2, 3, \dots, n$$

ซึ่งเราเรียกว่าเป็นผลลัพธ์ (หรือ Controlled solution) ของแบบจำลองที่ได้มาจากเซตของตัวแปรในระบบต่อไปนี้

$$X^c = \{ X_{jt}^c, X_{j,t+1}^c, X_{j,t+2}^c, \dots \} \quad j = 1, 2, \dots, n$$

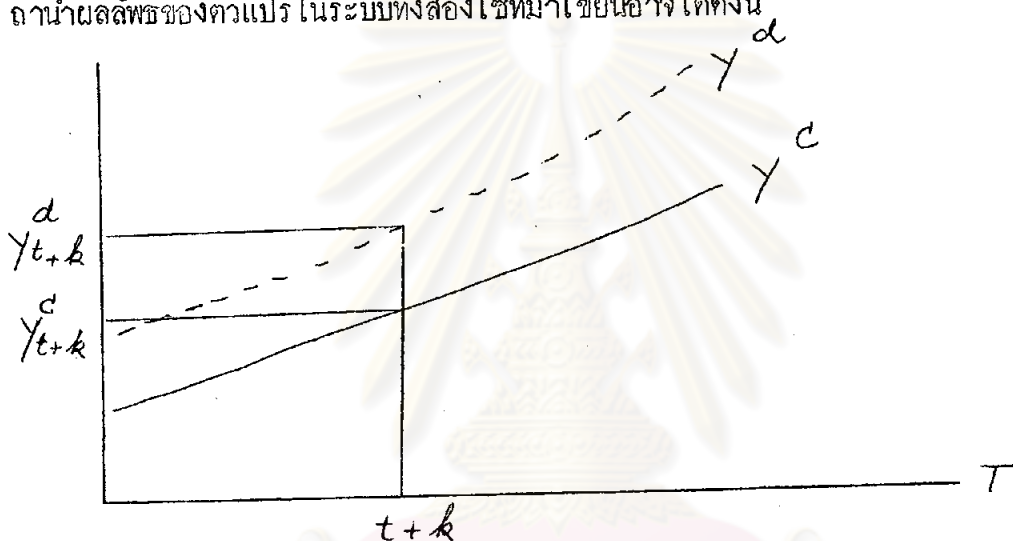
และถ้าเรากำหนดให้

$$x^d = \{x_{jt}^d, Y_{j,t+1}^d, Y_{j,t+2}^d, \dots\} \quad j = 1, 2, \dots, n$$

เป็นอีกเซตหนึ่งของตัวแปรนอกระบบ หรือตัวกะประมาณ เราจะได้ผลลัพธ์ของตัวแปรในระบบอีกเซตหนึ่ง ซึ่งอาจเรียกว่าเป็น "disturbed values" เขียนได้ดังนี้

$$Y^d = \{Y_{it}^d, Y_{i,t+1}^d, Y_{i,t+2}^d, \dots\} \quad i = 1, 2, \dots, n$$

ถ้านำผลลัพธ์ของตัวแปรในระบบทั้งสองเซตมาเขียนออกได้ดังนี้



เส้น  $Y^c$  แสดงถึงทางเดินของค่า "controlled" ส่วน  $Y^d$  แสดงถึงทางเดินของค่า "disturbed" ซึ่งเกิดจากการเปลี่ยนค่าตัวแปรนอกระบบ จากเซต  $x^c$  เป็นเซต  $x^d$  การเปลี่ยนแปลงค่าตัวแปรนอกระบบ (หรือตัวกะประมาณ) จากเซต  $x^c$  เป็นเซต  $x^d$  จะมีผลกระทบต่อไปยัง  $Y^d$  ผลของการเปลี่ยนแปลงในตัวแปรในระบบที่  $t-t_n$  จะเขียนได้ว่า

$$\Delta Y_{i,t+k} = Y_{i,t+k}^d - Y_{i,t+k}^c$$

ดังนั้นถ้าตัวหัวของ  $x_j$  คือ  $Y_i$  ณ ระยะเวลาใดเวลาหนึ่งก็หาได้จาก

$$\frac{Y_{i,t+k}^d - Y_{i,t+k}^c}{X_{j,t+k}^d - X_{j,t+k}^c}$$



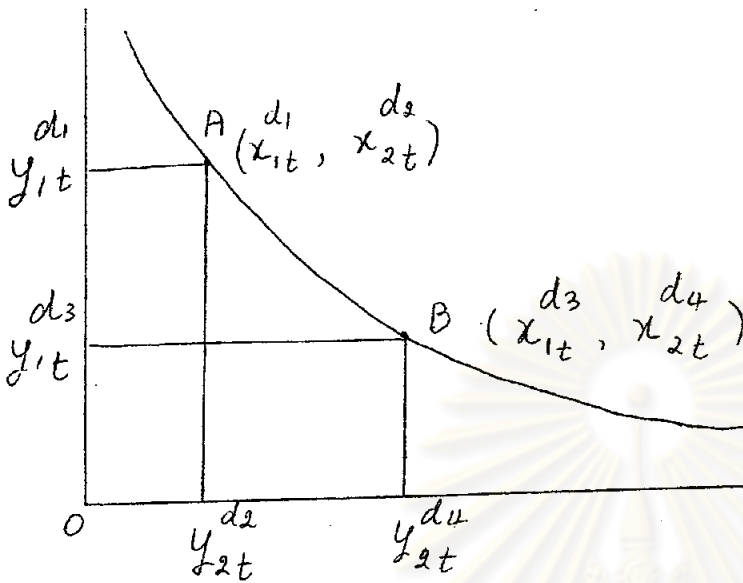
ประโยชน์ของตัวทวีนี้ไม่เพียงแต่จะทำให้เราทราบถึงผลการเปลี่ยนแปลงในตัวแปรอิสระเท่านั้น แต่ยังทำให้เราทราบถึงความสัมพันธ์ระหว่างตัวแปรในส่วนต่างๆ อีกด้วย

นอกจากนี้ เราอาจศึกษาค่าของตัวทวี โดยพิจารณาการเปลี่ยนแปลงของตัวแปรในระบบ ในภาคเวลาเพียงปีเดียว เช่น เราต้องการเปลี่ยนค่าตัวแปรนอกระบบในปีที่  $t$  เป็นค่าต่างๆ แล้วคำนวณว่า ตัวแปรในระบบในเวลา  $t$  จะเปลี่ยนไปอย่างไร หรือถ้าเรามี "controlled solutions" ในเวลา  $t$  เท่ากับ  $y_t^c$  และเราสมมุติให้ตัวแปรนอกระบบในปีที่  $t$  เปลี่ยนเป็น  $x_t^d$  ค่าของตัวแปรในระบบที่ได้จากการเปลี่ยนค่าตัวแปรนอกระบบเป็น  $y_t^d$  ซึ่งถ้าเราเปลี่ยน  $x_t^d$  เป็นค่าต่างๆ เราก็จะได้เซตของ  $y_t^d$  ต่างๆ อันเป็นผลลัพธ์ที่ได้จากการเปลี่ยนค่า  $x_t^d$  ถ้านำ  $x_t^d$  และ  $y_t^d$  ค่าต่างๆ ที่ได้มาเขียนกราฟ เราก็จะได้ความสัมพันธ์ของค่าทั้งสองว่า ถ้า  $x_t^d$  เปลี่ยนไป  $y_t^d$  จะเป็นเท่าใดดังรูป



รูปนี้แสดงว่าถ้า  $x_t^d$  เพิ่มขึ้น  $y_t^d$  จะลดลง เช่น ถ้าเพิ่มอัตราดอกเบี้ยเป็นอัตราต่างๆ กัน ความต้องการถือเงินจะลดลง ความสัมพันธ์นี้อาจเป็นไปได้ในทางเดียวกันก็ได้แล้วแต่ว่าเรากำลังศึกษาตัวแปรคู่ใด บางครั้งการเปลี่ยนแปลงตัวแปรนอกระบบหลายๆ ตัว (เช่นการใช้เครื่องมือหลายๆ อย่างของนโยบายการเงิน) พร้อมกันอาจมีผลกระทบตัวแปรในระบบหลายๆ ตัว เราก็สามารถหาความสัมพันธ์ หรือผลกระทบของการเปลี่ยนแปลงได้ เช่น สมมุติว่า ถ้าเปลี่ยนตัวแปรนอกระบบตัวที่หนึ่งและตัวที่สอง เป็น  $x_{1t}^{d1}$  และ  $x_{2t}^{d2}$  การเปลี่ยนตัวแปรนอกระบบ 2 ตัวนี้ ทำให้ตัวแปรในระบบมีค่าเป็น  $y_{1t}^{d1}$  และ  $y_{2t}^{d2}$  และถ้าให้  $x_{1t}^d$  เปลี่ยนเป็น  $x_{1t}^{d3}$  และ  $x_{2t}^d$

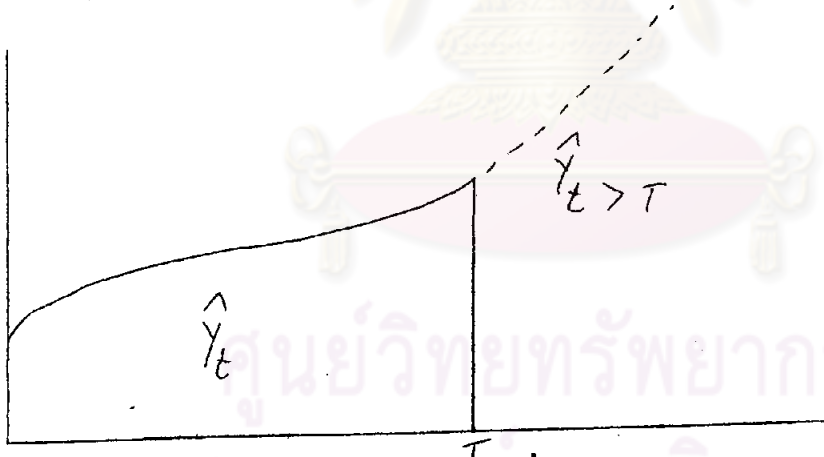




$y_{1t}^d$  และ  $y_{2t}^d$  จะเปลี่ยนเป็น  $y_{1t}^{d3}$  และ  $y_{2t}^{d4}$  ถ้าเรานำ  $y_{1t}^d$  และ  $y_{2t}^d$  ค่าต่างๆ มาเขียนกราฟ เราก็จะได้ทราบว่าถ้าเราใช้เครื่องมือของนโยบายต่างๆ ในสัดส่วนต่างๆ ผลลัพธ์จะออกมาเป็นอะไร ซึ่งถ้าเรามีเป้าหมายที่ต้องการอยู่แล้ว เราก็สามารถเลือกชุดของนโยบายที่จะบรรลุถึงผลที่ต้องการได้

ถ้ารูปที่จุด A หมายความว่า เราเปลี่ยนค่าตัวแปรในระบบเป็น  $x_{1t}^{d1}$  และ  $x_{2t}^{d2}$  จะทำให้ตัวแปรในระบบเปลี่ยนเป็น  $y_{1t}^{d1}$  และ  $y_{2t}^{d2}$  เป็นต้น

3. พยากรณ์ ค่าของตัวแปรในระบบ (Prediction) จากรูปการหา



ค่าของ  $\hat{y}_t$  ภายในในงวดเวลา T เป็นการหาค่า ex post ของแบบจำลองนี้ ซึ่งก็ทำได้จากการทำ Simulations ดังที่กล่าวแล้วคือ  $\hat{y}_t$  หาได้จากการกำหนดค่า  $\hat{\alpha}_i$  และ  $x_{it}$  แต่การหาค่า  $\hat{y}_t$  ในงวดเวลามากกว่า T นั้น เป็นการหาค่า ex ante ของแบบจำลองหรือเป็นการพยากรณ์ผลลัพธ์ของแบบจำลองออกไปในอนาคต ซึ่งการคำนวณหาค่า  $\hat{y}_{t>T}$  นั้น จะต้องสมมุติค่า  $\hat{\alpha}_i$  และ  $x_{it}$  ว่าในระยะเวลามากกว่า T ว่าค่าเหล่านี้จะมีแบบแผนการเปลี่ยนแปลงอย่างไร การสมมุติเช่นนี้จะต้องมีข้อมูลเพิ่มเติมที่จะมาสนับสนุนสมมุติฐานที่เราตั้งไว้อย่างดี ค่า  $\hat{y}_{t>T}$  จึงจะน่าเชื่อถือได้ ประโยชน์ข้อนี้ต้องใช้ความระมัดระวังในการศึกษามาก เพราะการ

สมมุติค่า  $\hat{\alpha}_i$  และ  $X_{it}$  ที่เลื่อนลอยจะไม่มีประโยชน์อันใดเลย

#### 4. แบบจำลองทางการเงินของระบบเศรษฐกิจ

เพื่อที่จะใช้ในการเข้าใจพฤติกรรมของแบบจำลอง จึงได้จัดเรียงสมการของแบบจำลองนี้ใหม่ ในรูป Recursive ได้ดังนี้

$$(1) \quad DD_p^{gb} = 38.6266 + 210.6986 \frac{\overline{Yna}}{Y}$$

$$(2) \quad \Delta DD_p^{gb} = DD_p^{gb} - (DD_p^{gb})_{-1}$$

$$(3) \quad \Delta STD_p^{gb} = 54.3659 + 0.0086 \bar{Y} - 713.7866 \frac{\overline{Yna}}{\bar{Y}}$$

$$(4) \quad \Delta D^{gb} = \Delta DD_p^{gb} + \Delta STD_p^{gb} + \overline{\Delta DD}_{ge}^{gb} + \overline{\Delta DD}_{cb}^{gb}$$

$$(5) \quad \Delta C_{gb}^g = 74.1596 + 1.1703 \Delta D^{gb}$$

$$(6) \quad \Delta OCL^{gb} = \Delta DD_p^{gb} + \Delta STD_p^{gb} + \overline{\Delta DD}_{ge}^{gb} + \overline{\Delta DD}_{cb}^{gb} + \overline{\Delta SB}^{gb} \\ - \overline{\Delta NC}_{gb}^{bot} - \overline{\Delta D}_{gb}^{bot} - \Delta C_{gb}^g - \overline{\Delta L}_{gb}^p - \overline{\Delta FIA}_{gb} - \overline{\Delta D}_{gb}^{cb}$$

$$(7) \quad STD_p^{gb} = (STD_p^{gb})_{-1} + \Delta STD_p^{gb}$$

$$(8) \quad DD_p^{cb} = 1715.7259 + 0.0382 \bar{Y}$$

$$(9) \quad \Delta DD_p^{cb} = DD_p^{cb} - (DD_p^{cb})_{-1}$$

$$(10) \quad \Delta STD_p^{cb} = -975.1725 + 0.038 \bar{Y}$$

$$(11) \quad \Delta D^{cb} = \Delta DD_p^{cb} + \Delta STD_p^{cb} + \overline{\Delta DD}_{ocb}^{cb} + \overline{\Delta DD}_g^{cb} + \overline{\Delta STD}_{ocb}^{cb} \\ + \overline{\Delta STD}_g^{cb} + \overline{\Delta OD}^{cb}$$

$$(12) \quad D^{cb} = (D^{cb})_{-1} + \Delta D^{cb}$$

$$(13) \quad ER_{cb} = 129.1117 + 0.0164 D^{cb}$$

- (14)  $RR_{cb} = 0.10 D^{cb}$       กอน พ.ศ. 2505  
 $= 0.06 D^{cb}$       2505 - 2511  
 $= 0.07 D^{cb}$       2512 - 2515
- (15)  $\Delta TC_{cb} = RR_{cb} + ER_{cb} - \overline{GBR}_{cb} - (TC_{cb})_{-1}$
- (16)  $\Delta D_{cb}^{bot} = (RR_{cb} - RR_{cb_{-1}}) - (\overline{GBR}_{cb} - \overline{GBR}_{cb_{-1}})$
- (17)  $\Delta C_{bot}^{cb} = 27.9658 - 0.0526 (NCF + NFXS) - 3393.7975$   
 $(\bar{R}_{bot} - \bar{R}_{tb}) + 3870.7164 \bar{R}_f$
- (18)  $C_{bot}^{cb} = \Delta C_{bot}^{cb} + (C_{bot}^{cb})_{-1}$
- (19)  $NFXS = \Delta TC_{cb}^{bot} - NCF - \Delta C_{bot}^{cb} - \Delta B_f^{cb} + \Delta TB_{cb}^g + \Delta GB_{cb}^g$   
 $+ \Delta I_{cb}^o$
- (20)  $\Delta GB_{cb}^g = -168.7753 + 0.5931 \Delta D^{cb} - 0.4913 \Delta L_{cb}^p$
- (21)  $\Delta C_{cb}^g = \Delta TB_{cb}^g + \Delta GB_{cb}^g$
- (22)  $C_{cb}^g = \Delta C_{cb}^g + (C_{cb}^g)_{-1}$
- (23)  $C_{gb}^g = \Delta C_{gb}^g + (C_{gb}^g)_{-1}$
- (24)  $ITR = -258.922 + 0.017 \bar{Y}$
- (25)  $IDR = 1240.8534 + 0.1299 \bar{M}$
- (26)  $BTR = 426.5078 + 0.0213 \bar{Y}$
- (27)  $GR = ITR + IDR + BTR + \overline{EDR} + \overline{OR}^g$

$$(28) \quad \Delta C_{bot}^g = (\overline{GE} - GR) - (\Delta C_{cb}^g - \overline{\Delta D}_g^{cb}) - \Delta C_{gb}^g - \overline{\Delta NB}_f^g \\ - \overline{\Delta C} - \overline{\Delta OL}^g + \overline{\Delta D}_g^{bot} + \overline{\Delta NC}_g^{bot}$$

$$(29) \quad C_{bot}^g = \Delta C_{bot}^g + (C_{bot}^g)_{-1}$$

$$(30) \quad NCF = -318.3039 + 0.4039 (\overline{GE} - GR)$$

$$(31) \quad NC_p^{bot} = 3974.1749 + 0.0703 \overline{Y} - 26101.4114 \overline{R}_m$$

$$(32) \quad \Delta NC_p^{bot} = NC_p^{bot} - (NC_p^{bot})_{-1}$$

$$(33) \quad \Delta CL^{bot} = \Delta FA_{bot}^f + \Delta C_{bot}^{cb} + \Delta C_{bot}^g + \overline{\Delta FIA}_{bot} - \overline{\Delta NC}_{cb}^{bot} - \Delta NC_p^{bot} \\ - \overline{\Delta NC}_{gb}^{bot} - \overline{\Delta D}_{cb}^{bot} - \overline{\Delta D}_{gb}^{bot} - \overline{\Delta D}_g^{bot} - \overline{\Delta NC}_g^{bot}$$

$$(34) \quad FA_{bot}^f = \overline{BP} - (\overline{\Delta B}_f^{cb} - \Delta FAD_{cb}^f)$$

$$(35) \quad ANFO = 450.7688 - 0.9299 \overline{BP}$$

$$(36) \quad (\overline{\Delta B}_f^{cb} - \Delta FAD_{cb}^f) = ANFO + NFXS$$

$$(37) \quad L_{cb}^p = -5940.9868 + 0.7865 \overline{I}$$

$$(38) \quad \Delta L_{cb}^p = L_{cb}^p - (L_{cb}^p)_{-1}$$

$$(39) \quad \Delta CL^{cb} = \Delta TC_{cb} + \Delta L_{cb}^p + \overline{\Delta TB}_{cb}^g + \Delta GB_{cb}^g + \overline{\Delta I}_{cb}^o + \overline{\Delta FIA}_{cb} \\ - \overline{\Delta DD}_p^{cb} - \overline{\Delta STD}_p^{cb} - \Delta C_{bot}^{cb} - (\overline{\Delta B}_f^{cb} - \Delta FAD_{cb}^f) \\ - \overline{\Delta DD}_{ocb}^{cb} - \overline{\Delta DD}_g^{cb} - \overline{\Delta STD}_{ocb}^{cb} - \overline{\Delta STD}_g^{cb} - \overline{OD}^{cb} \\ - \overline{\Delta OL}^{cb}$$

$$(40) \quad \text{STD}_p^{\text{cb}} = \Delta \text{STD}_p^{\text{cb}} + (\text{STD}_p^{\text{cb}})_{-1}$$

$$(41) \quad M_1 = \text{NC}_p^{\text{bot}} + \text{DD}_p^{\text{cb}} + \text{DD}_p^{\text{gb}}$$

$$(42) \quad M_2 = \text{NC}_p^{\text{bot}} + \text{DD}_p^{\text{cb}} + \text{DD}_p^{\text{gb}} + \text{STD}_p^{\text{cb}} + \text{STD}_p^{\text{gb}} + \overline{\text{SB}}^{\text{gb}}$$

ผลลัพธ์ของตัวแปรที่สำคัญของการทำ Simulations ของแบบจำลองทางการเงินในช่วงเวลา พ.ศ. 2507 - 2515 ได้แสดงไว้ในตารางที่ 7 ซึ่งนอกจากจะแสดงทางเดินของค่าจริง และค่าที่คำนวณได้แล้ว ก็ได้แสดงค่าของตัวสถิติที่ใช้วัดความสามารถในการพยากรณ์ (Predictive performance) ของแบบจำลองอีกด้วย ค่า MPE ของเงินฝากเพื่อเรียกของประชาชนที่ธนาคารออมสิน เท่ากับ 1.5047 MAPE เท่ากับ 10.4011 RMSPE เท่ากับ 13.2375 ค่า MPE ของเงินฝากเพื่อเรียกของประชาชนที่ธนาคารพาณิชย์ เท่ากับ -0.775 MAPE = 7.139 RMSPE = 8.336 ค่า MPE ของเงินฝากประจำและออมทรัพย์ของประชาชนที่ธนาคารออมสิน เท่ากับ -4.2233 MAPE เท่ากับ 5.5937 RMSPE = 23.127 ค่า MPE ของเงินฝากประจำและออมทรัพย์ของประชาชนที่ธนาคารพาณิชย์ เท่ากับ -13.38 MAPE เท่ากับ 13.55 และ RMSPE = 15.79

ค่า MPE ของหนี้สินของรัฐบาลต่อธนาคารแห่งประเทศไทย เท่ากับ 8.13 MAPE เท่ากับ 15.28 RMSPE = 24.29 ค่า MPE ของหนี้สินของรัฐบาลต่อธนาคารออมสิน เท่ากับ 9.829 MAPE = 10.737 RMSPE = 13.468 ค่า MPE ของเงินกู้ยืมทั้งสิ้นที่ธนาคารพาณิชย์ให้แก่ประชาชน เท่ากับ 0.3777 MAPE = 16.916 RMSPE = 15.501 ค่า MPE ของปริมาณเงินในความหมายกว้าง เท่ากับ -7.2184 ปริมาณเงินในความหมายแคบ เท่ากับ 0.7917 ค่า MAPE ของปริมาณเงินในความหมายกว้าง เท่ากับ 7.9775 ปริมาณเงินในความหมายแคบ เท่ากับ 6.13 และค่า RMSPE ของปริมาณเงินในความหมายกว้าง เท่ากับ 8.2862 ปริมาณเงินในความหมายแคบ เท่ากับ 8.1694 โดยทั่วไปผลของ simulations นั้น นับว่าอยู่ในขั้นดี แสดงว่าแบบจำลองนี้มีความสามารถในการพยากรณ์ได้ค่อนข้างพอใจ