

## บทที่ 3

### การดำเนินการวิจัย

การวิจัยครั้งนี้มีลักษณะเป็นการวิจัยเชิงทดลอง เพื่อต้องการเปรียบเทียบวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์ในสมการถดถอยเชิงเส้นอย่างง่าย เพื่อการพยากรณ์ 4 วิธีคือ วิธีกำลังสองต่ำสุด วิธีการแปลงของเพรสและวินส์เทน ตัวประมาณเบส และตัวพยากรณ์ผสม โดยจะศึกษาเปรียบเทียบค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสองของการพยากรณ์ของวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์ในแต่ละวิธี เมื่อความคลาดเคลื่อนมีอัตราสัมพันธ์อันดับหนึ่ง ซึ่งเป็นปัญหาสำคัญในสมการถดถอยและในแต่ละวิธีการจะประมาณค่าพารามิเตอร์ ภายใต้สถานการณ์เมื่อขนาดตัวอย่างมี 4 ขนาด คือ 15, 30, 50 และ 70 ค่าสหสัมพันธ์มี 6 ระดับ คือ 0.2, 0.4, 0.6, 0.8, 0.9 และ 0.95 และรูปแบบของตัวแปรอิสระมี 4 รูปแบบ คือ รูปแบบเส้นตรงตามเวลา รูปแบบแนวโน้มไม่คงที่ รูปแบบแนวโน้มตามคาบเวลา และรูปแบบอัตราความสัมพันธ์อันดับหนึ่ง โดยใช้เทคนิคมอนติคาร์โลซิมูเลชัน เพื่อหาข้อสรุปในการเปรียบเทียบวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์เพื่อการพยากรณ์

ในการวิจัยครั้งนี้ใช้เทคนิคการจำลองแบบมอนติคาร์โล (Monte Carlo Simulation Technique) สร้างสถานการณ์ต่างๆ ดังนั้นจะบอกกล่าวถึงวิธีการจำลองโดยใช้เทคนิคมอนติคาร์โลก่อน แล้วจึงจะแสดงรายละเอียดของขั้นตอนการวิจัยและโปรแกรมที่ใช้สำหรับการวิจัยตามลำดับ

### วิธีการจำลองโดยใช้เทคนิคมอนติคาร์โล

เทคนิคที่ใช้สำหรับการแก้ไขปัญหาในการคำนวณทางคณิตศาสตร์นั้นมีอยู่หลายวิธี วิธีการจำลองโดยใช้เทคนิคมอนติคาร์โลเป็นวิธีหนึ่งที่นิยมใช้แก้ไขปัญหากันอย่างแพร่หลายในปัจจุบัน ซึ่งหลักการสำคัญของวิธีการจำลองโดยใช้เทคนิคดังกล่าวคือ การใช้เลขสุ่ม (Random Number) มาช่วยในการหาค่าตอบของปัญหาที่ต้องการศึกษา ขั้นตอนของวิธีการจำลองด้วยเทคนิคมอนติคาร์โล แบ่งออกเป็น 3 ขั้นตอน ดังนี้

ขั้นตอนที่ 1 การสร้างเลขสุ่ม การใช้เลขสุ่มเป็นสิ่งที่สำคัญมากในเทคนิคนี้ ทั้งนี้เพราะว่า หลักการของการจำลองแบบมอนติคาร์โลนั้นจะใช้เลขสุ่มมาช่วยในการหาค่าตอบของปัญหา

วิธีการสร้างตัวเลขสุ่มนั้นมีหลายวิธี แต่วิธีที่คตินั้นจะให้ลักษณะของเลขสุ่มที่ถูกสร้างขึ้นจะต้องมีการแจกแจงแบบยูนิฟอร์มในช่วง  $(0,1)$  ตัวเลขสุ่มแต่ละตัวเป็นอิสระกันและมีช่วงยาวก่อนจะเกิดเลขสุ่มซ้ำ (มีวัฏจักรยาว)

ขั้นตอนที่ 2 การประยุกต์ปัญหาที่ต้องการศึกษามาใช้กับเลขสุ่ม ซึ่งขั้นตอนนี้ขึ้นอยู่กับลักษณะของปัญหาที่ศึกษา บางปัญหาอาจใช้เลขสุ่มได้โดยตรง ในขณะที่บางปัญหาอาจต้องใช้ขั้นตอนอื่นอีกหลายขั้นตอน โดยที่มีการใช้ตัวเลขสุ่มในบางขั้นตอนเท่านั้น

ขั้นตอนที่ 3 การทดลองกระทำ เมื่อประยุกต์ปัญหาที่สนใจให้ใช้กับตัวเลขสุ่มได้แล้ว ขั้นตอนต่อไปคือการทดลองโดยใช้กระบวนการสุ่ม (Random Process) มากระทำในลักษณะซ้ำๆ กัน (Replication) เพื่อหาค่าตอบของปัญหาที่ต้องการศึกษา

### การวางแผนการทดลอง

ในการวิจัยครั้งนี้กำหนดสถานการณ์ต่างๆ สำหรับการศึกษาเปรียบเทียบของวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์เพื่อการพยากรณ์ โดยการใช้สมการถดถอยเชิงเส้นอย่างง่าย เมื่อลักษณะความคลาดเคลื่อนมีอัตราสัมพันธ์อันดับหนึ่ง

เริ่มต้นจากการสร้างความคลาดเคลื่อนที่มีสหสัมพันธ์กันและตัวแปรอิสระตามรูปแบบที่กำหนด โดยมีระดับสหสัมพันธ์และขนาดตัวอย่างต่างๆ กัน ซึ่งลักษณะการแจกแจงของค่าความคลาดเคลื่อนที่ต้องการศึกษามีการแจกแจงปกติ นำค่าคลาดเคลื่อนและตัวแปรอิสระที่ได้ไปสร้างตัวแปรตาม จากนั้นจึงทำการประมาณค่าพารามิเตอร์ด้วยวิธีการประมาณทั้ง 4 วิธี ที่ต้องการศึกษานำค่าประมาณพารามิเตอร์จากแต่ละวิธีไปเข้าสมการพยากรณ์ ทำการพยากรณ์ไปล่วงหน้า 12 คาบเวลา หาค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสองในแต่ละคาบเวลา จากนั้นจึงทำการเปรียบเทียบค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสองของวิธีการทั้ง 4 วิธี ในช่วง 3, 6 และ 12 คาบเวลาตามลำดับ

### วิธีการทดลอง

สร้างโปรแกรมคอมพิวเตอร์ด้วยภาษาฟอร์แทรน (Fortran) โดยใช้กับเครื่องคอมพิวเตอร์ AMDHAL 5850 เพื่อสร้างข้อมูลให้เป็นไปตามการทดลอง ซึ่งวิธีการทดลองแบ่งออกเป็น 4 ขั้นตอนดังต่อไปนี้

1. การสร้างโปรแกรมย่อย (Subroutine) สำหรับการแจกแจงของความคลาดเคลื่อน และตัวแปรอิสระตามที่กำหนด

2. การสร้างข้อมูล  $(x, y)$  ที่มีความสัมพันธ์เชิงเส้นตรง
3. การประมาณค่าพารามิเตอร์จากแต่ละวิธีการ
4. การหาค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสองจากการพยากรณ์ของแต่ละวิธี รายละเอียดแต่ละขั้นตอนเป็นดังนี้

1. การสร้างโปรแกรมย่อย (Subroutine) สำหรับการแจกแจงของความคลาดเคลื่อน และตัวแปรอิสระตามที่กำหนด

การสร้างลักษณะการแจกแจงของความคลาดเคลื่อนและตัวแปรอิสระตามที่กำหนด ในข้อตกลงเบื้องต้นจะต้องใช้ตัวเลขสุ่ม (Random Number) ซึ่งมีการแจกแจงแบบยูนิฟอร์มในช่วง  $(0,1)$  เป็นพื้นฐานในการสร้างสำหรับวิธีการผลิตตัวเลขสุ่มจะใช้วิธีการสร้างเลขสุ่มแบบ Multiplicative Congruential Method ซึ่งรายละเอียดของการผลิตและโปรแกรม ซึ่งใช้ชื่อว่า RANDOM แสดงไว้ในภาคผนวก ก ส่วนรายละเอียดในการสร้างการแจกแจงปกติมีรายละเอียดเป็นดังนี้

1.1 การแจกแจงปกติ Box และ Muller (1985) ได้สร้างเลขสุ่มที่มีการแจกแจงปกติมาตรฐานพร้อมๆกัน 2 ค่าที่เป็นอิสระต่อกันโดยใช้ตัวเลขผลิต (Generator)  $Z_1$  และ  $Z_2$  ดังนี้

$$Z_1 = (-2\ln R_1)^{1/2} \cos(2\pi R_2)$$

$$Z_2 = (-2\ln R_1)^{1/2} \sin(2\pi R_2)$$

$R_1$  และ  $R_2$  เป็นตัวเลขสุ่มที่สร้างจาก FUNCTION RANDOM เมื่อได้เลขสุ่มที่มีการแจกแจงปกติมาตรฐานแล้วทำการแปลงค่าเลขสุ่มดังกล่าวโดยใช้ฟังก์ชัน

$$Z'_1 = \mu + Z_1 \cdot \sigma$$

$$Z'_2 = \mu + Z_2 \cdot \sigma$$

จะได้ว่า  $Z'_1$  และ  $Z'_2$  มีการแจกแจงปกติมีค่าเฉลี่ย  $\mu$  และความแปรปรวน  $\sigma^2$  และเป็นอิสระกัน สำหรับโปรแกรมที่ใช้ในการสร้างเลขสุ่มให้มีการแจกแจงปกติ มีค่าเฉลี่ย  $\mu$  และความแปรปรวน  $\sigma^2$  คือ SUBROUTINE NORMAL(MEAN, SD, EX) ซึ่งรายละเอียดของโปรแกรมแสดงไว้ภาคผนวก ก

2. การสร้างข้อมูล  $(x, y)$  ที่มีความสัมพันธ์กันเชิงเส้นตรง มีขั้นตอนต่างๆ ดังนี้

2.1 สร้างค่าความคลาดเคลื่อนตามรูปแบบที่กำหนด ซึ่งมีตัวแบบดังนี้

$$\varepsilon_t = \rho \varepsilon_{t-1} + v_t, \quad t = 1, 2, \dots, n$$

โดยมีระดับสหสัมพันธ์  $(\rho)$  6 ระดับคือ 0.2, 0.4, 0.6, 0.8, 0.9 และ 0.95 สำหรับขนาดตัวอย่าง  $(n)$  ที่ใช้มี 4 ขนาดคือ 15, 30, 50 และ 70 ซึ่ง  $v_t$  เป็นค่าคลาดเคลื่อนสุ่มที่มีการแจกแจงปกติ มีค่าเฉลี่ยเป็น 0 และความแปรปรวนเป็น 1 สร้าง  $\varepsilon_t$  ให้มีการแจกแจงปกติมีค่าเฉลี่ยและความแปรปรวนตามที่กล่าวมาแล้วในบทที่ 2

2.2 สร้างค่า  $X$  ซึ่งเป็นตัวแปรที่กำหนดรูปแบบได้ ในการวิจัยครั้งนี้จะศึกษารูปแบบของตัวแปรอิสระ 4 รูปแบบดังนี้

$$X_t = t, \quad t = 1, 2, 3, \dots, n$$

$$X_t = t + u_t, \quad t = 1, 2, 3, \dots, n$$

$$X_t = \lambda X_{t-1} + u_t, \quad t = 1, 2, 3, \dots, n$$

$$X_t = t + \cos(2\pi t / 12), \quad t = 1, 2, 3, \dots, n$$

$$\text{เมื่อ } u_t \sim N(0, 1)$$

$$X_0 \sim N(0, 1/(1-\lambda^2))$$

2.3 สร้างค่าตัวแปรตาม  $y$  ตามรูปแบบของสมการถดถอยเชิงเส้นอย่างง่าย ซึ่งมีรูปแบบดังนี้

$$y_t = \beta_0 + \beta_1 X_t + \varepsilon_t, \quad t = 1, 2, 3, \dots, n$$

เมื่อ  $\beta_0$  และ  $\beta_1$  เป็นพารามิเตอร์ที่ถูกกำหนดขึ้นมาและ  $\varepsilon_t$  เป็นค่าคลาดเคลื่อนสุ่มที่สร้างขึ้นตามรูปแบบข้างต้น

3. การประมาณค่าพารามิเตอร์จากแต่ละวิธีการ

เมื่อสร้างข้อมูล  $(x, y)$  ที่มีความสัมพันธ์กันเชิงเส้นตรงและรูปแบบความคลาดเคลื่อนตามที่กำหนดแล้ว ขั้นตอนต่อไปคือการนำข้อมูล  $(x, y)$  ที่ได้ไปประมาณค่าพารามิเตอร์ ซึ่งในการวิจัยครั้งนี้ได้เสนอวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์ไว้ 4 วิธี ซึ่งมีรายละเอียดดังต่อไปนี้

3.1 วิธีกำลังสองต่ำสุด

การประมาณค่าพารามิเตอร์  $\beta$  ด้วย  $\hat{\beta}$  โดยมีสูตรการคำนวณคือ

$$\hat{\beta} = (X'X)^{-1} X'y$$

### 3.2 วิธีการแปลงของเพรสและวินส์เทน

ขั้นตอนที่ 1 นำค่าประมาณพารามิเตอร์ที่ได้จากวิธีกำลังสองต่ำสุด  $\hat{\beta}$  มาประมาณค่า  $\rho$  ด้วยค่า  $\hat{\rho}_{pw}$  มีสูตรการคำนวณดังนี้

$$\hat{\rho}_{pw} = \frac{\sum_{i=2}^n e_i e_{i-1}}{\sum_{i=1}^n e_i^2}$$

โดยที่

$$e_i = y_i - \hat{y}_i$$

$$\hat{y}_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X_i$$

ขั้นตอนที่ 2 นำค่า  $\hat{\rho}_{pw}$  ที่ได้ไปแทนลงในสมการ

$$y_1(1 - \hat{\rho}_{pw}^2)^{1/2} = \beta_0(1 - \hat{\rho}_{pw}^2)^{1/2} + \beta_1 X_1(1 - \hat{\rho}_{pw}^2)^{1/2}$$

$$y_i - \hat{\rho}_{pw} y_{i-1} = \beta_0(1 - \hat{\rho}_{pw}) + \beta_1(X_i - \hat{\rho}_{pw} X_{i-1})$$

ขั้นตอนที่ 3 นำค่าที่คำนวณได้จากขั้นตอนที่ 2 มาทำการประมาณค่าพารามิเตอร์  $\beta$  ด้วยวิธี OLS ดังนี้

ให้  $\hat{\beta}^*$  เป็นตัวประมาณค่าพารามิเตอร์ของ  $\beta$  จะได้

$$\hat{\beta}^* = (X^{*'} X^*)^{-1} X^{*'} y^*$$

โดยที่

$$y^* = \begin{bmatrix} y_1(1 - \hat{\rho}_{pw}^2)^{1/2} \\ y_2 - \hat{\rho}_{pw} y_1 \\ \vdots \\ y_n - \hat{\rho}_{pw} y_{n-1} \end{bmatrix} \quad X^* = \begin{bmatrix} (1 - \hat{\rho}_{pw}^2)^{1/2} & X_1(1 - \hat{\rho}_{pw}^2)^{1/2} \\ 1 - \hat{\rho}_{pw} & X_2 - \hat{\rho}_{pw} X_1 \\ \vdots & \vdots \\ 1 - \hat{\rho}_{pw} & X_n - \hat{\rho}_{pw} X_{n-1} \end{bmatrix}$$

### 3.3 ตัวประมาณเบส มีขั้นตอนในการคำนวณดังนี้

ขั้นตอนที่ 1 ทำการแปลงข้อมูลด้วยการแปลงของเพรสและวินส์เทน โดยแทนค่า  $\rho$  ทุกๆ ค่าที่กำหนดขึ้นในช่วง (-1, 1) โดยเพิ่มค่าทีละ 0.05 ลงในสมการดังต่อไปนี้ เมื่อ  $t = 1$

$$y_1^* = y_1(1 - \rho^2)^{1/2}$$

$$X_1^* = X_1(1 - \rho^2)^{1/2}$$

เมื่อ  $t = 2, 3, \dots, n$

$$y_t^* = y_t - \rho y_{t-1}$$

$$X_t^* = X_t - \rho X_{t-1}$$

ขั้นตอนที่ 2 นำค่าที่คำนวณได้จากขั้นตอนที่ 1 ไปทำการประมาณค่า  $\rho_B$  ด้วยค่า  $\hat{\rho}_B$  มีสูตรการคำนวณดังนี้

$$\hat{\rho}_B = \frac{\int_{-1}^1 \rho (s^2)^{-(n-2)/2} |X^{*'} X^*|^{-1/2} d\rho}{\int_{-1}^1 (s^2)^{-(n-2)/2} |X^{*'} X^*|^{-1/2} d\rho}$$

โดยที่

$$s^2 = (\underline{y}^* - X^* \underline{\hat{\beta}}^*)' (\underline{y}^* - X^* \underline{\hat{\beta}}^*) / (n-2)$$

$$\underline{\hat{\beta}}^* = (X^{*'} X^*)^{-1} X^{*'} \underline{y}^*$$

ซึ่งทำการอินทิเกรตโดยใช้กฎของซิมป์สัน

ขั้นตอนที่ 3 นำค่า  $\hat{\rho}_B$  ที่ได้ไปแทนลงในสมการการแปลงของเพรสและวินส์-เทนอีกครั้งหนึ่ง จากนั้นประมาณค่าพารามิเตอร์ของ  $\underline{\beta}$  ด้วยวิธี OLS ดังนี้

ให้  $\underline{\hat{\beta}}^{\sim}$  เป็นตัวประมาณค่าพารามิเตอร์ของ  $\underline{\beta}$  จะได้

$$\underline{\hat{\beta}}^{\sim} = (X^{\sim'} X^{\sim})^{-1} (X^{\sim'} \underline{y}^{\sim})$$

โดยที่

$$\underline{y}^{\sim} = \begin{bmatrix} y_1(1 - \hat{\rho}_B^2)^{1/2} \\ y_2 - \hat{\rho}_B y_1 \\ \vdots \\ y_n - \hat{\rho}_B y_{n-1} \end{bmatrix} \quad X^{\sim} = \begin{bmatrix} (1 - \hat{\rho}_B^2)^{1/2} & X_1(1 - \hat{\rho}_B^2)^{1/2} \\ 1 - \hat{\rho}_B & X_2 - \hat{\rho}_B X_1 \\ \vdots & \vdots \\ 1 - \hat{\rho}_B & X_n - \hat{\rho}_B X_{n-1} \end{bmatrix}$$

### 3.4 คิวพยากรณ์ผสม มีขั้นตอนในการคำนวณ ดังนี้

ขั้นตอนที่ 1 ทำการประมาณค่า  $\beta$  ด้วยค่า  $\tilde{\beta}$  โดยการแทนค่า  $\rho$  ทุกๆ ค่าที่กำหนดขึ้นในช่วง  $(-1, 1)$  โดยค่าแรก = -0.99 ค่าที่สอง = -0.95 แล้วเพิ่มค่าทีละ 0.05 จนกระทั่งค่าสุดท้าย = 0.99 ซึ่ง  $\tilde{\beta}$  เป็นตัวประมาณค่าถึงสองค่าสุดท้ายแบบทั่วไป (Generalize Least Square : GLS) มีสูตรการคำนวณดังนี้

$$\tilde{\beta} = (X' \Sigma^{-1}(\rho) X)^{-1} X' \Sigma^{-1}(\rho) y$$

โดยที่

$$\Sigma^{-1}(\rho) = \frac{1}{1-\rho^2} \begin{bmatrix} 1 & -\rho & 0 & \dots & 0 & 0 \\ -\rho & 1+\rho^2 & -\rho & \dots & 0 & 0 \\ 0 & -\rho & 1+\rho^2 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \dots & 1+\rho^2 & -\rho \\ 0 & 0 & 0 & \dots & -\rho & 1 \end{bmatrix}$$

ขั้นตอนที่ 2 นำค่า  $\tilde{\beta}$  ที่ได้จากขั้นตอนที่ 1 ไปแทนลงในสมการต่อไปนี้

$$\hat{\varepsilon}_n = y_n - X_n' \tilde{\beta}$$

$$\hat{y}_{n+i}(\rho) = X_{n+i}' \tilde{\beta} + \rho^i \hat{\varepsilon}_n \quad ; i = 1, 2, \dots, 12$$

$$h(\rho/y) = (1-\rho^2)^{1/2} |X' \Sigma^{-1}(\rho) X|^{-1/2} (\hat{\varepsilon}' \Sigma^{-1}(\rho) \hat{\varepsilon})^{-(n-2)/2}$$

โดยที่

$\hat{\varepsilon}_n$  คือค่าความคลาดเคลื่อนจากตัวประมาณ GLS ณ คาบเวลาที่  $t = n$

$\hat{y}_{n+i}$  คือค่าพยากรณ์ที่ได้จากวิธี GLS ณ คาบเวลาที่  $n+i$

$h(\rho/y)$  คือค่าฟังก์ชันความหนาแน่นเชิงเดียวของค่า  $\rho$

ขั้นตอนที่ 3 นำค่าทุกค่าที่ได้ในขั้นตอนที่ 1 และ ขั้นตอนที่ 2 ไปทำการประมาณค่า  $y_{n+i}$  มีสูตรการคำนวณดังนี้

ให้  $\bar{y}_{n+i}$  เป็นค่าพยากรณ์ของ  $y_{n+i}$  ;  $i = 1, 2, \dots, n$

$$\bar{y}_{n+i} = \frac{\int_{-1}^1 \hat{y}_{n+i}(\rho) h(\rho/y) d\rho}{\int_{-1}^1 h(\rho/y) d\rho}$$

แทนค่า  $h(\rho/y)$  จะได้

$$\bar{y}_{n+i} = \frac{\int_{-1}^1 \hat{y}_{n+i}(\rho)(1-\rho^2)^{1/2} |X' \Sigma^{-1}(\rho) X|^{-1/2} (\hat{\epsilon}' \Sigma^{-1}(\rho) \hat{\epsilon})^{-(n-2)/2} d\rho}{\int_{-1}^1 (1-\rho^2)^{1/2} |X' \Sigma^{-1}(\rho) X|^{-1/2} (\hat{\epsilon}' \Sigma^{-1}(\rho) \hat{\epsilon})^{-(n-2)/2} d\rho}$$

ซึ่งการอินทิเกรตใช้กฎของซิมป์สัน และกระทำซ้ำโดยเปลี่ยนคาบเวลาไป ตั้งแต่คาบเวลาที่ 1 ถึงคาบเวลาที่ 12

4. การหาค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสองจากการพยากรณ์ มีขั้นตอนต่างๆ ดังนี้

4.1 เมื่อได้ค่าประมาณพารามิเตอร์จากทุกวิธีการที่ศึกษาแล้ว นำค่าประมาณที่ได้ไปเข้าสมการพยากรณ์ เพื่อหาค่าพยากรณ์ล่วงหน้า 12 คาบเวลา โดยมีสมการพยากรณ์ดังนี้

4.1.1 วิธีกำลังสองต่ำสุด มีสมการพยากรณ์คือ

$$\hat{y}_{n+i} = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X_{n+i} ; i = 1, 2, \dots, 12$$

4.1.2 วิธีการแปลงของเพรสและวินส์เทน มีสมการพยากรณ์คือ

$$\hat{y}_{n+i} = \hat{\beta}_0^* + \hat{\beta}_1^* X_{n+i} + \hat{\rho}_{pw}^i \hat{c}_n ; i = 1, 2, \dots, 12$$

เมื่อ

$$\hat{c}_n = y_n - \hat{\beta}_0^* - \hat{\beta}_1^* X_n$$

4.1.3 ตัวประมาณเบส มีสมการพยากรณ์คือ

$$\hat{y}_{n+i} = \hat{\beta}_0^{**} + \hat{\beta}_1^{**} X_{n+i} + \hat{\rho}_B^i \hat{w}_n ; i = 1, 2, \dots, 12$$

เมื่อ

$$\hat{w}_n = y_n - \hat{\beta}_0^{**} - \hat{\beta}_1^{**} X_n$$

4.1.4 ตัวพยากรณ์ผสมใช้ค่า  $\bar{y}_{n+i}$  ;  $i = 1, 2, \dots, 12$  เป็นค่าพยากรณ์

4.2 สร้างค่าข้อมูลจริงตามวิธีการที่กล่าวข้างต้นไปล่วงหน้า 12 คาบเวลาเช่นกัน

4.3 หาค่าผลรวมกำลังสองความคลาดเคลื่อนจากการพยากรณ์ของแต่ละคาบเวลา

โดยการนำค่าพยากรณ์ที่ได้ในแต่ละคาบเวลาลบออกจากค่าจริงในคาบเวลาเดียวกัน แล้วยกกำลังสองสะสมไว้ในแต่ละครั้ง ทำการทดลองครั้งต่อไปโดยการสร้างค่าข้อมูลจริงขึ้นมาใหม่ ทำการทดลองจนกระทั่งครบ 300 รอบสำหรับทุกคาบเวลา ซึ่งสูตรที่ใช้ในการหาผลรวมกำลังสองของ



ความคลาดเคลื่อนเป็นดังนี้

$$SSE = \sum_{j=1}^{300} (y_{ij} - \hat{y}_{ij})^2 \quad ; i = 1, 2, \dots, 12$$

4.4 หาค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสองจากการพยากรณ์ในแต่ละคาบเวลา โดยการนำผลรวมกำลังสองความคลาดเคลื่อนของแต่ละคาบเวลาหารด้วย จำนวนรอบที่ทำการทดลองคือ 300 รอบ ดังสูตรต่อไปนี้

$$MSFE_i = \frac{SSE_i}{300} \quad ; i = 1, 2, \dots, 12$$

4.5 หาค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสองจากการพยากรณ์เฉลี่ยเป็นช่วงๆ ในช่วง 3, 6 และ 12 คาบเวลา

4.5.1 ค่าเฉลี่ย 3 คาบเวลา

โดยการหาผลรวมสะสมค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสองจากการพยากรณ์ ตั้งแต่คาบเวลาที่ 1 ถึง 3 นำมาหารด้วย 3 ดังมีสูตรการคำนวณดังนี้

$$AVER MSFE 3 = \sum_{i=1}^3 MSFE_i / 3$$

4.5.2 ค่าเฉลี่ย 6 คาบเวลา

โดยการหาผลรวมสะสมค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสองจากการพยากรณ์ ตั้งแต่คาบเวลาที่ 1 ถึง 6 นำมาหารด้วย 6 ดังมีสูตรการคำนวณดังนี้

$$AVER MSFE 6 = \sum_{i=1}^6 MSFE_i / 6$$

4.5.3 ค่าเฉลี่ย 12 คาบเวลา

โดยการหาผลรวมสะสมค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสองจากการพยากรณ์ ตั้งแต่คาบเวลาที่ 1 ถึง 12 นำมาหารด้วย 12 ดังมีสูตรการคำนวณดังนี้

$$AVER MSFE 12 = \sum_{i=1}^{12} MSFE_i / 12$$

4.6 ทำการเปรียบเทียบค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสองของทั้ง 4 วิธีการ โดยการเปรียบเทียบในคาบเวลาที่ 3, 6 และ 12 คาบเวลา

4.7 ทำการทดลองเช่นนี้โดยการเปลี่ยนรูปแบบตัวแปรอิสระและขนาดตัวอย่างจนกระทั่งครบรูปแบบที่ต้องการศึกษา

รูปที่ 3.1 แสดงผังงานสำหรับหาค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสองจากการพยากรณ์ของวิธีการ 4 วิธี

