

## บทที่ 3

### วิธีดำเนินการวิจัย

ในการวิจัยครั้งนี้ต้องการเปรียบเทียบวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์ของตัวแบบอนุกรมเวลาเมื่อข้อมูลมีค่าผิดปกติ โดยศึกษาเปรียบเทียบวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์ 3 วิธีคือ วิธีกำลังสองน้อยที่สุดเมื่อยังไม่ปรับปรุงข้อมูล วิธีตัวประมาณภาวะน่าจะเป็นสูงสุดเมื่อปรับปรุงข้อมูลแล้ว และวิธีกำลังสองน้อยที่สุดเมื่อปรับปรุงข้อมูลแล้ว โดยจะศึกษาเปรียบเทียบค่ารากที่สองของค่าเฉลี่ยความคลาดเคลื่อนกำลังสองของค่าพยากรณ์ล่วงหน้า 12 คาบเวลา โดยข้อมูลผิดปกติจะศึกษาในกรณีที่มีความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงแบบปโลมปน โดยการแจกแจงที่มาปโลมปนนี้เป็นการแจกแจงที่มีหางยาวกว่าการแจกแจงปกติ

เทคนิคที่ใช้ในการจำลองข้อมูลข้อมูลครั้งนี้อาศัยเทคนิคการจำลองแบบมอนติคาร์โล สร้างสถานการณ์ต่างๆ ดังนั้นจึงขอกล่าวถึงวิธีการจำลองแบบมอนติคาร์โลก่อนที่จะแสดงถึงขั้นตอนการวิจัยและโปรแกรมสำหรับการวิจัยในลำดับต่อไป

### วิธีการจำลองโดยใช้เทคนิคมอนติคาร์โล

เทคนิคที่ใช้แก้ปัญหาในการคำนวณทางสถิตินั้นมีอยู่หลายวิธี วิธีการจำลองโดยใช้เทคนิคมอนติคาร์โลเป็นวิธีหนึ่ง ที่นิยมนำมาใช้แก้ปัญหากันอย่างแพร่หลายในปัจจุบัน ซึ่งหลักการของการจำลองโดยใช้เทคนิคดังกล่าว จะใช้เลขสุ่ม(Random Numbers) มาช่วยในการหาคำตอบของปัญหาที่ต้องการศึกษา

ขั้นตอนของวิธีการจำลองด้วยเทคนิคมอนติคาร์โลที่ใช้กันในปัจจุบันแบ่งได้เป็น 3 ขั้นตอน ดังนี้คือ

1. การสร้างตัวเลขสุ่ม การใช้ตัวเลขสุ่มเป็นสิ่งสำคัญมากในเทคนิคนี้ ทั้งนี้เพราะว่าหลักการของการจำลองแบบมอนติคาร์โลนั้น จะใช้ตัวเลขสุ่มมาช่วยในการหาคำตอบของปัญหา โดยลักษณะของตัวเลขสุ่มที่นำมาใช้ จะมีการแจกแจงแบบสม่ำเสมอ (Uniform Distribution) ในช่วง(0,1) สำหรับวิธีการสร้างเลขสุ่มมีผู้เสนอแนะไว้หลายวิธี แต่วิธีที่คตินั้นลักษณะของเลขสุ่มที่ถูกสร้างขึ้น จะต้องมีการแจกแจงแบบสม่ำเสมอในช่วง(0,1) ตัวเลขสุ่มแต่ละตัวเป็นอิสระต่อกัน และมีช่วงยาวก่อนจะเกิดเลขสุ่มซ้ำ(มีวัฏจักรยาว)

2. การนำเลขสุ่มมาประยุกต์ใช้กับปัญหาที่ต้องการศึกษา ซึ่งขั้นตอนนี้ขึ้นอยู่กับลักษณะของปัญหาที่ศึกษา บางปัญหาอาจใช้เลขสุ่มได้โดยตรง ในขณะที่บางปัญหาอาจต้องใช้ขั้นตอนอื่นอีกหลายขั้นตอน โดยมีการใช้ตัวเลขสุ่มในบางขั้นตอนเท่านั้น
3. การทดลองกระทำ เมื่อประยุกต์ปัญหาที่สนใจให้ใช้กับตัวเลขสุ่มได้แล้ว ขั้นตอนต่อไปคือ การทดลองโดยใช้กระบวนการสุ่ม (Random Process) ทำกระทำในลักษณะซ้ำๆกัน (Replication) เพื่อหาค่าตอบของปัญหาที่ต้องการศึกษา

### การวางแผนการทดลอง

การวิจัยครั้งนี้ต้องการเปรียบเทียบความสามารถในการพยากรณ์ เมื่อมีการประมาณค่าพารามิเตอร์ของอนุกรมเวลาโดยวิธีการประมาณค่า 3 วิธี โดยมีแผนการทดลองดังนี้

1. ศึกษาในกรณีที่มีข้อมูลอนุกรมเวลามี 2 รูปแบบคือ AR(1) และ MA(1)
2. ในแต่ละรูปแบบของอนุกรม กำหนดค่าพารามิเตอร์ 5 ระดับคือ 0.3 , 0.5 , 0.6 , 0.7 และ 0.8
3. ขนาดตัวอย่างมี 4 ขนาดคือ 40 , 60 , 80 และ 120
4. สัดส่วนของการปลอมปนมี 4 ระดับคือ 0.03 , 0.05 , 0.08 และ 0.10
5. การแจกแจงของความคลาดเคลื่อน( $a_t$ ) มีรูปแบบฟังก์ชันคือ การแจกแจงปกติปลอมปน

$$f(X) = (1-p)N(0,100) + pH$$

เมื่อ H คือการแจกแจงที่มาปลอมปน ในการวิจัยนี้สนใจศึกษา 2 การแจกแจงคือ

$$H \sim N(0, C^2\sigma^2) \text{ การแจกแจงปกติ}$$

ในที่นี้กำหนด  $C = 5$  และ  $10$  และ  $\sigma^2 = 100$

$$\sim L(0, \beta) \text{ การแจกแจงแบบลาปลาซ}$$

ในที่นี้กำหนด  $\beta = 1$  และ  $10$

การเปรียบเทียบจะพิจารณาจากค่ารากที่สองของค่าเฉลี่ยความคลาดเคลื่อนกำลังสองของค่าพยากรณ์ล่วงหน้า 12 คาบเวลา เพื่อหาวิธีที่ดีที่สุดในแต่ละสถานการณ์ โดยสถานการณ์ที่สนใจในการวิจัยครั้งนี้มีรวมทั้งสิ้น 640 สถานการณ์

## ขั้นตอนการวิจัย

1. จำลองความคลาดเคลื่อน ( $a_t$ ) ของข้อมูลอนุกรมเวลาจากที่กำหนดไว้ในแผนการทดลอง
2. จำลองข้อมูลอนุกรมเวลา ( $z_t$ ) ตามรูปแบบที่กำหนด ซึ่งมี 2 รูปแบบคือ AR(1) และ MA(1)
3. ประมาณค่าพารามิเตอร์ของอนุกรมเวลาทั้ง 3 วิธี
4. ปรับค่าข้อมูลผิดพลาด
5. ประมาณค่าพารามิเตอร์ของอนุกรมเวลาที่ปรับปรุงข้อมูลแล้ว
6. คำนวณค่าพยากรณ์ทั้ง 3 วิธี
7. คำนวณค่าความคลาดเคลื่อนจากการพยากรณ์ แล้วทำการเปรียบเทียบซึ่งรายละเอียดของแต่ละขั้นตอนมีดังนี้

### 1. การจำลองค่าความคลาดเคลื่อน

การจำลองความคลาดเคลื่อนจะใช้การสร้างโปรแกรมย่อยสำหรับการสร้างการแจกแจงของความคลาดเคลื่อนที่ต้องการศึกษา ซึ่งมีการแจกแจงแบบต่างๆดังนี้

1.1 การแจกแจงแบบปกติ โปรแกรมย่อยสำหรับสร้างการแจกแจงแบบปกติจะใช้ฟังก์ชันย่อย NORMA(RMEAN,VAR,EX1) รายละเอียดแสดงไว้ในภาคผนวก ค.

1.2 การแจกแจงแบบลาปลาซ โปรแกรมย่อยสำหรับสร้างการแจกแจงแบบลาปลาซจะได้จากฟังก์ชันย่อย DOUB(RMEAN,VAR,EX) รายละเอียดแสดงไว้ในภาคผนวก ค.

### 2. การจำลองข้อมูลอนุกรมเวลา

สำหรับการสร้างข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีข้อมูลผิดพลาดจะใช้โปรแกรมย่อย GEN(RMEAN,VAR) ในการสร้างข้อมูลทั้งในรูปแบบ AR(1) และ MA(1) โดยเรียกใช้ฟังก์ชันย่อย AR1(NALL,RMEAN,VAR) สำหรับรูปแบบ AR(1) และเรียกใช้ฟังก์ชันย่อย MA1(NALL,RMEAN,VAR) สำหรับรูปแบบ MA(1) ด้วยความน่าจะเป็น 1-p และใช้ฟังก์ชันย่อย EAR1(NALL,RMEAN,VAR,BEA) สำหรับรูปแบบ AR(1) และใช้ฟังก์ชันย่อย EMA1

(NALL,RMEAN,VAR,BEC) สำหรับรูปแบบ MA(1) ด้วยความน่าจะเป็น  $p$  เมื่อความคลาดเคลื่อนถูกปลอมปนด้วยการแจกแจงแบบปกติ และใช้ฟังก์ชันย่อย LAR1(NALL,RMEAN,VAR,BEA) สำหรับรูปแบบ AR(1) และใช้ฟังก์ชันย่อย LMA1(NALL,RMEAN,VAR,BEC) สำหรับรูปแบบ MA(1) ด้วยความน่าจะเป็น  $p$  เมื่อความคลาดเคลื่อนถูกปลอมปนด้วยการแจกแจงลาปลาซ สำหรับรายละเอียดแสดงไว้ในภาคผนวก ค.

2.1. การสร้างตัวแปร  $z_t$  ตามรูปแบบ AR(1) มีขั้นตอนในการสร้างดังนี้

2.1.1 ข้อมูลที่มีรูปแบบปกติ

สร้าง  $z_0$  ให้มีการแจกแจงปกติ ค่าเฉลี่ย 0 ความแปรปรวน  $\frac{\sigma^2}{1-\phi_1^2}$  และสร้าง  $a_t ; t=1, \dots, n$  ให้มีการแจกแจงแบบปกติ ค่าเฉลี่ย 0 ความแปรปรวน  $\sigma_a^2$

จากนั้นสร้าง  $z_t ; t=1, \dots, n$  ให้มีรูปแบบความสัมพันธ์คือ

$$z_t = \phi_1 z_{t-1} + a_t$$

2.1.2 ข้อมูลที่มีค่าผิดปกติรูปแบบ  $N(0, C^2 \sigma^2)$

สร้าง  $z_0$  ให้มีการแจกแจงปกติ ค่าเฉลี่ย 0 ความแปรปรวน  $\frac{\sigma^2}{1-\phi_1^2}$  และสร้าง  $a_t ; t=1, \dots, n$  ให้มีการแจกแจงแบบปกติ ค่าเฉลี่ย 0 ความแปรปรวน  $C^2 \sigma_a^2$

จากนั้นสร้าง  $z_t ; t=1, \dots, n$  ให้มีรูปแบบความสัมพันธ์คือ

$$z_t = \phi_1 z_{t-1} + a_t$$

2.1.3 ข้อมูลที่มีค่าผิดปกติรูปแบบ  $L(0, \beta)$

สร้าง  $z_0$  ให้มีการแจกแจงปกติ ค่าเฉลี่ย 0 ความแปรปรวน  $\frac{\sigma^2}{1-\phi_1^2}$  และสร้าง  $a_t ; t=1, \dots, n$  ให้มีการแจกแจงแบบลาปลาซ  $L(0, \beta)$

2.2. การสร้างค่าตัวแปร  $z_t$  ตามรูปแบบ MA(1) มีขั้นตอนในการสร้างดังนี้

2.2.1 ข้อมูลที่มีรูปแบบปกติ

สร้าง  $a_t ; t=0, \dots, n$  ให้มีการแจกแจงปกติค่าเฉลี่ย 0 ความแปรปรวน  $\sigma_a^2 = 100$

จากนั้นสร้าง  $z_t ; t = 1, \dots, n$  ให้มีรูปแบบความสัมพันธ์คือ

$$z_t = a_t - \theta_1 a_{t-1}$$

2.2.2 ข้อมูลที่มีค่าผิดพลาดรูปแบบ  $N(0, C^2 \sigma_a^2)$

สร้าง  $a_t ; t = 1, \dots, n$  ให้มีการแจกแจงแบบปกติ ค่าเฉลี่ย 0 ความแปรปรวน  $C^2 \sigma_a^2$

จากนั้นสร้าง  $z_t ; t = 1, \dots, n$  ให้มีรูปแบบความสัมพันธ์คือ

$$z_t = a_t - \theta_1 a_{t-1}$$

2.2.3 ข้อมูลที่มีค่าผิดพลาดรูปแบบ  $L(0, \beta)$

สร้าง  $a_t ; t = 1, \dots, n$  ให้มีการแจกแจงแบบลาปลาซ  $L(0, \beta)$

จากนั้นสร้าง  $z_t ; t = 1, \dots, n$  ให้มีรูปแบบความสัมพันธ์คือ

$$z_t = a_t - \theta_1 a_{t-1}$$

หลังจากสร้างข้อมูลคั่งข้างรูปแบบคั่นแล้วจะใช้โปรแกรมย่อย GEN โดยกำหนดสัดส่วนค่าผิดพลาดเท่ากับ 0.03 , 0.05 , 0.08 และ 0.10

3. การประมาณค่าพารามิเตอร์ของข้อมูลอนุกรมเวลาจากทั้ง 3 วิธี

3.1 วิธีกำลังสองน้อยที่สุดเมื่อยังไม่ปรับปรุงข้อมูล  
รูปแบบ AR(1) ประมาณค่า  $\phi_1$  โดยใช้สูตร

$$\hat{\phi}_1 = \frac{\sum_{t=2}^n z_t z_{t-1}}{\sum_{t=2}^n z_{t-1}^2}$$

รูปแบบ MA(1) ประมาณค่า  $\theta_1$  โดยใช้สูตร

$$\hat{\theta}_1 = - \frac{\sum_{t=2}^n z_t a_{t-1}}{\sum_{t=3}^n a_{t-1}^2}$$

3.2 วิธีคำนวณค่า  $\theta_1$  จะเป็นสูงสุดเมื่อปรับปรุงข้อมูลแล้ว  
รูปแบบ AR(1) ประมาณค่า  $\theta_1$  จากสมการ  $f(\theta_1) = 0$

$$f(\theta_1) = \theta_1^3 \left[ z_1^2 - \sum_{t=2}^n z_{t-1}^2 - n z_1^2 + n \sum_{t=2}^n z_{t-1}^2 \right] + \theta_1^2 (2-n) \sum_{t=2}^n z_t z_{t-1} \\ + \theta_1 \left[ -z_1^2 - \sum_{t=2}^n z_t^2 + n z_1^2 - n \sum_{t=2}^n z_{t-1}^2 \right] + n \sum_{t=2}^n z_t z_{t-1}$$

การแก้สมการหาค่า  $\theta_1$  ใช้เทคนิคการแบ่งครึ่งช่วง<sup>1</sup> (Bisection Algorithm) มาช่วยในการคำนวณ  
รูปแบบ MA(1) ประมาณค่า  $\theta_1$  จากสมการ  $f(\theta_1) = 0$

$$f(\theta_1) = \frac{-\theta_1}{1-\theta_1^2} + \frac{(n+1)\theta_1^{2n+1}}{1-\theta_1^{2n+2}} - \frac{n}{2 \sum_{i=0}^n a_i^2} \left[ \sum_{t=2}^n z_t a_{t-1} + \theta_1 \sum_{t=3}^n a_{t-1}^2 \right]$$

การแก้สมการหาค่า  $\theta_1$  ใช้เทคนิคการแบ่งครึ่งช่วง มาช่วยในการคำนวณ

3.3 วิธีกำลังสองน้อยที่สุดเมื่อปรับปรุงข้อมูลแล้ว  
ประมาณค่าพารามิเตอร์โดยใช้สูตรเดียวกันกับ วิธีกำลังสองน้อยที่สุด  
เมื่อยังไม่ปรับปรุงข้อมูล

#### 4. ปรับค่าข้อมูลผิดพลาด

ตัวสถิติสำหรับทดสอบค่าผิดพลาดคือ

$$\hat{r}(t) = \frac{\hat{w}_t}{[\text{Var}(\hat{w})]^{1/2}}$$

รูปแบบ AR(1)

<sup>1</sup> Richard L. Burden, J. Douglas Faires. Numerical Analysis. (Boston : Prindle Weber & Schmidt, 1985), pp.29

$$\hat{\omega}_i = z_i - \frac{\phi_1}{1+\phi_1^2}(z_{i+1} + z_{i-h})^2$$

$$\text{Var}(\hat{\omega}) = (1+\phi^2)^{-1}\sigma_1^2$$

รูปแบบ MA(1)

$$\hat{\omega}_i = \frac{1}{1+\theta_1^2}[a_i + \theta_1 a_{i+h} + \theta_1^2 a_{i+2} + \dots]$$

$$\text{Var}(\hat{\omega}) = \sigma_1^2 (1-\theta^2)^3$$

ปรับค่าผิดปกติในอนุกรม

$$\tilde{Z}_i = Z_i - \hat{\omega}_i$$

### 5. ประมาณค่าพารามิเตอร์ของอนุกรม

หลังจากปรับค่าผิดปกติในอนุกรมแล้วทำการประมาณค่าพารามิเตอร์ของอนุกรมอีกครั้งโดยใช้สูตรในการคำนวณเหมือนในขั้นตอนที่ 3

### 6. คำนวณค่าพยากรณ์จากทั้ง 3 วิธี

รูปแบบ AR(1) สมการที่ใช้ในการพยากรณ์คือ

$$\hat{z}_i = \phi_1 z(t-1) \quad ; t = n+1$$

$$= \phi_1 \hat{z}(t-1) \quad ; t = n+2, \dots, n+12$$

รูปแบบ MA(1) สมการที่ใช้ในการพยากรณ์คือ

$$\hat{z}(t) = -\hat{\theta}_1 a_{t-1} \quad ; t = n+1, \dots, n+12$$

<sup>2</sup> A. J. Fox, "Outlier In Time Series", Journal of the Royal Statistical Society, Ser. B,34(1972),pp.352

<sup>3</sup> Cheng I, Tiao G. C. and Chen C. "Estimation of Time Series Parameters in the Presence of Outliers" Technometrics, 30(1988),pp.194

### 7. คำนวณค่าความคลาดเคลื่อนจากการพยากรณ์แล้วทำการเปรียบเทียบ

การทดลองในสถานการณ์หนึ่งๆเมื่อได้ค่าพยากรณ์ล่วงหน้า 12 คาบเวลาครบทั้ง 3 วิธีแล้วจะนำค่าพยากรณ์มาเปรียบเทียบกับค่าจริง เพื่อคำนวณหาค่าความคลาดเคลื่อนกำลังสองของแต่ละคาบเวลาและทำซ้ำเช่นเดิมจนครบ 500 ครั้งแล้วจึงคำนวณหาค่ารากที่สองของค่าเฉลี่ยความคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย 12 คาบเวลาพยากรณ์ ตามสูตร

$$\text{RMSE} = \frac{1}{12} \sum_{i=1}^{12} \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^{500} (z_{it} - \hat{z}_{it})^2}{500}}$$

ซึ่งขั้นตอนของการทดลองดังกล่าวนี้สรุปเป็นผังงานได้ดังรูปที่ 3.1

#### โปรแกรมที่ใช้ในการวิจัย

โปรแกรมที่ใช้ในการวิจัยทั้งหมดเขียนด้วยภาษาฟอร์แทรน โดยใช้เครื่อง IBM AMDAHL 5860 ซึ่งในแต่ละสถานการณ์ของการทดลองลักษณะของการทำงานของโปรแกรมจะเหมือนกันสำหรับรายละเอียดของโปรแกรมจะแสดงไว้ในภาคผนวก ค.



รูปที่ 3.1 แสดงผังงานสำหรับหาค่าความคลาดเคลื่อนจากการพยากรณ์

