

## บทที่ 2

### สถิติที่ใช้ในการวิจัย

การวิจัยครั้งนี้สนใจศึกษา การประมาณค่าพารามิเตอร์ของตัวแบบอนุกรมเวลาเมื่อข้อมูลมีค่าผิดปกติ ในบทนี้จะกล่าวถึง ลักษณะทั่วไปของอนุกรมเวลา และจะกล่าวถึงรายละเอียดของวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์เป็นลำดับต่อไป

#### อนุกรมเวลาคงที่

ในการวิจัยครั้งนี้ข้อมูลอนุกรมเวลาสามารถเขียนในรูปแบบทั่วไปได้ดังนี้ สมมุติให้  $z_1, z_2, \dots, z_t$  คืออนุกรมเวลา  $a_1, a_2, \dots, a_t$  คือค่าผิดพลาดสุ่มที่มีการแจกแจงแบบปกติปโลมปน รูปแบบทั่วไปของอนุกรมเวลา ARMA(p,q) โดยอนุกรมเวลานี้เป็นอนุกรมเวลาคงที่คือ

$$z_t = K + \phi_1 z_{t-1} + \phi_2 z_{t-2} + \dots + \phi_p z_{t-p} + a_t - \theta_1 a_{t-1} - \theta_2 a_{t-2} - \dots - \theta_q a_{t-q}$$

โดยที่  $\phi_1, \dots, \phi_p$  คือสัมประสิทธิ์การถดถอย

$\theta_1, \dots, \theta_q$  คือสัมประสิทธิ์ค่าเฉลี่ยเคลื่อนที่

K คือเทอมคงที่

เรียกสมการข้างต้นว่า ตัวแบบค่าเฉลี่ยเคลื่อนที่และการถดถอย อันดับที่ p,q

โดยที่ p คืออันดับของรูปแบบการถดถอย (Autoregressive Model)

q คืออันดับของรูปแบบค่าเฉลี่ยเคลื่อนที่ (Moving-Average Model)

ซึ่งเป็นรูปแบบคงที่ ที่ศึกษาในครั้งนี้มี 2 รูปแบบคือ

1. ตัวแบบอัตถคสัมพันธอันดับที่หนึ่ง หรือ AR(1) มีสมการคือ

$$z_t = K + \phi_1 z_{t-1} + a_t \quad \text{โดยที่ } |\phi_1| < 1$$

2. ตัวแบบค่าเฉลี่ยเคลื่อนที่อันดับที่หนึ่ง หรือ MA(1) มีสมการคือ

$$z_t = K + a_t - \theta_1 a_{t-1} \quad \text{โดยที่ } |\theta_1| < 1$$

การวิจัยครั้งนี้ศึกษากรณีที่  $K = 0$

### วิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์

สำหรับการศึกษาและเปรียบเทียบวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์ของสมการการพยากรณ์ในครั้งนี้ได้ทำการศึกษา 3 วิธีดังนี้

#### 1. วิธีกำลังสองน้อยที่สุดเมื่อยังไม่ปรับปรุงข้อมูล

หลักการประมาณค่าโดยวิธีนี้คือการทำให้ผลรวมค่ากำลังสองของความคลาดเคลื่อนภายใต้พารามิเตอร์ของตัวแบบมีค่าต่ำที่สุด

จากรูปแบบ ARMA(p,q) สมการแสดงผลรวมค่ากำลังสองของความคลาดเคลื่อนของขบวนการนี้คือ

$$s(\phi, \theta) = \sum_{t=-\infty}^n [a_t | (\phi, \theta)]^2$$

##### 1.1 เมื่อ $z_t$ เป็นอนุกรมเวลาแบบ AR(1)

ตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุด (Ordinary Least Square Estimator: OLS) คือตัวประมาณที่ทำให้ฟังก์ชัน  $s(\phi)$  มีค่าต่ำที่สุด

$$\begin{aligned} s(\phi) &= \sum_{t=-\infty}^n [a_t | \phi]^2 \\ &= \sum_{t=-\infty}^n [z_t - \phi_1 z_{t-1} | \phi] \\ \frac{ds(\phi)}{d\phi_1} &= \sum_{t=-\infty}^n [z_t z_{t-1} - \phi_1 z_{t-1}^2] \\ &= 0 \end{aligned}$$

แก้สมการได้

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

1.2 เมื่อ  $z_t$  เป็นอนุกรมเวลาแบบ MA(1)

ตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุด คือตัวประมาณที่ทำให้ฟังก์ชัน  $s(\theta)$  มีค่าต่ำที่สุด

$$\begin{aligned} s(\theta) &= \sum_{t=0}^n [a_t | \theta]^2 \\ &= \sum_{t=0}^n [z_t + \theta_1 a_{t-1} | \theta]^2 \\ \frac{ds(\theta)}{d\theta_1} &= \sum_{t=0}^n [z_t a_{t-1} + \theta_1 a_{t-1}^2] \\ &= 0 \end{aligned}$$

แก้สมการได้

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

การหาค่าประมาณพารามิเตอร์ของอนุกรมนี้ใช้ค่า  $a_t$  ซึ่งไม่ทราบค่า ดังนั้นจึงต้องทำการประมาณค่า  $a_t$  และวิธีหนึ่งในการประมาณค่าคือวิธีการพยากรณ์ย้อนหลัง (Backforecasting) รายละเอียดแสดงไว้ใน ภาคผนวก ก.

## 2. วิธีตัวประมาณภาวะน่าจะเป็นสูงสุดเมื่อปรับปรุงข้อมูลแล้ว

หลักการประมาณค่าโดยวิธีนี้คือการ ทำให้ค่าของสมการภาวะน่าจะเป็นภายใต้พารามิเตอร์ของตัวแบบมีค่าสูงที่สุด

จากรูปแบบ ARMA(p,q) สมการภาวะน่าจะเป็นของขบวนการนี้คือ

$$L(\phi, \theta, \sigma_a^2 | z) = (2\pi\sigma_a^2)^{-n/2} |M_n^{(n\phi)}|^{1/2} \exp\{-[s(\phi, \theta)]/[2\sigma_a^2]\}$$

เมื่อ

$$s(\phi, \theta) = \sum_{t=1}^n [a_t | z, \phi, \theta]^2$$

2.1 เมื่อ  $z_t$  เป็นอนุกรมเวลาแบบ AR(1)

ตัวประมาณภาวะน่าจะเป็นสูงสุด (Maximum Likelihood Estimator. MLE) คือตัวประมาณที่ทำให้สมการภาวะน่าจะเป็น  $L(\phi, \sigma_a^2 | z)$  มีค่าสูงสุด

$$\underset{\phi, \sigma_a^2}{\text{maximize}} L(\phi, \sigma_a^2 | z) = (2\pi\sigma_a^2)^{-n/2} |M_n^1|^{1/2} \exp\{-[s(\phi)]/[2\sigma_a^2]\}$$

เมื่อ

$$|M_n^1| = 1 - \phi_1^2$$

$$s(\phi) = (1 - \phi_1^2)z_1^2 + \sum_{t=2}^n (z_t - \phi_1 z_{t-1})^2$$

2.2 เมื่อ  $z_t$  เป็นอนุกรมเวลาแบบ MA(1)

ตัวประมาณภาวะน่าจะเป็นสูงสุด คือตัวประมาณที่ทำให้สมการภาวะน่าจะเป็น  $L(\theta, \sigma_a^2 | z)$  มีค่าสูงสุด

$$\underset{\theta, \sigma_a^2}{\text{maximize}} L(\theta, \sigma_a^2 | z) = (2\pi\sigma_a^2)^{-n/2} |M_n^1|^{1/2} \exp\{-[s(\theta)]/[2\sigma_a^2]\}$$

เมื่อ

$$|M_n^1| = (1 - \theta_1^2) / (1 - \theta_1^{2(n+1)})$$

$$s(\theta) = \sum_{t=0}^n E^2(a_t | z)$$

หลังจากได้ค่าประมาณของพารามิเตอร์ต่างๆแล้ว จึงนำค่าที่ได้ไปเป็นค่าประมาณเริ่มต้นสำหรับการปรับปรุงข้อมูลในขบวนการทำซ้ำจนกระทั่งได้ค่าประมาณของพารามิเตอร์คงที่

## การปรับปรุงข้อมูล

ข้อมูลผิดปกติที่เกิดขึ้นในอนุกรมเวลา จะมีผลทำให้การประมาณค่าพารามิเตอร์ของอนุกรมมีความเอนเอียงสูง โดยเฉพาะค่าประมาณของ  $\sigma_a^2$  จะมีค่ามากกว่าจริง(Over Estimate) การแก้ไขข้อมูลผิดปกติที่เกิดในอนุกรม ต้องอาศัยขบวนการทำซ้ำซึ่งเสนอโดย Chang และ Tiao(1983) , Chang , Tiao และ Chen(1988) , Chen และ Liu(1993)

วิธีการปรับปรุงข้อมูลมีหลักการคือ

กำหนดให้  $\{Y_t\}$  เป็นอนุกรมเวลา ARMA(p,q) ซึ่งมีรูปแบบ

$$Y_t = \frac{\theta(B)}{\phi(B)} a_t \quad t = 1, \dots, n$$

และกำหนดรูปแบบของอนุกรมเวลาที่มีอิทธิพลจากปัจจัยภายนอกมากระทบ(อนุกรมมีค่าผิดปกติ)  $m$  ครั้ง ณ. เวลา  $t_1, t_2, \dots, t_m$  คือ

$$Y_t' = Y_t + \sum_{j=1}^m \omega_j I_t(t_j)$$

เมื่อ

$$I_t(t_j) = \begin{cases} 1, & t = t_j \\ 0, & t \neq t_j \end{cases}$$

จากรูปแบบข้างต้นจะเห็นได้ว่านอกจากการประมาณค่าพารามิเตอร์ของอนุกรมแล้วจะต้องทำการประมาณค่าของข้อมูลผิดปกติด้วยซึ่งค่าประมาณของข้อมูลผิดปกติจะแตกต่างกันไปสำหรับแต่ละรูปแบบของอนุกรม นอกจากการประมาณค่าผิดปกติแล้ว Chen และ Liu ยังได้เสนอขั้นตอนการตรวจสอบข้อมูลผิดปกติโดยใช้ตัวสถิติ  $\hat{\epsilon}(t)$ <sup>1</sup> ในการตรวจสอบความผิดปกติของข้อมูล

<sup>1</sup> Chen, C., and Lui, L. Journal of the American Statistical Association , March 1993, Vol 88 , No. 421 , pp.284-297

ขั้นตอนในการปรับปรุงเป็นขั้นตอนใหญ่ 2 ขั้นตอนคือ

1. ประมาณค่าพารามิเตอร์เริ่มต้นและตรวจสอบค่าผิดปกติ

1.1 หลังจากการประมาณค่าพารามิเตอร์ของอนุกรมโดยวิธีตัวประมาณภาวะน่าจะเป็นสูงสุดแล้ว ให้คำนวณค่าความคลาดเคลื่อนจาก

$$\hat{\epsilon}_t = \frac{\hat{\phi}(B)}{\hat{\theta}(B)} z_t$$

เมื่อ

$$\hat{\phi}(B) = (1 - \hat{\phi}_1 B - \dots - \hat{\phi}_p B^p)$$

$$\hat{\theta}(B) = (1 - \hat{\theta}_1 B - \dots - \hat{\theta}_q B^q)$$

และในกรณีนี้  $p = 1$

$$q = 1$$

ซึ่งจะได้ค่าประมาณความคลาดเคลื่อนสำหรับรูปแบบ AR(1) และ MA(1) คือ

$$\text{AR}(1): \hat{\epsilon}_t = (1 - \hat{\phi}_1 B) z_t$$

$$\text{MA}(1): \hat{\epsilon}_t = \frac{1}{(1 - \hat{\theta}_1)} z_t$$

ค่าประมาณของความแปรปรวนคือ

$$\hat{\sigma}_\epsilon^2 = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n \hat{\epsilon}_t^2$$

1.2 สำหรับ  $t = 1, \dots, n$  คำนวณค่า  $\hat{c}(t)$  โดยที่

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

เมื่อ  $\hat{\omega}_t$  คือค่าประมาณของค่าผิดปกติ

$\text{Var}(\hat{\omega})$  คือความแปรปรวนของการประมาณค่าผิดปกติ

ค่าประมาณ  $\hat{\omega}_t$  และ  $\text{Var}(\hat{\omega})$  สำหรับรูปแบบ AR(1) และ MA(1) คือ

รูปแบบ AR(1)

$$\hat{\omega}_i = z_i - \frac{\hat{\phi}_1}{1 + \hat{\phi}_1^2} (z_{i-1} + z_{i+1})^2$$

$$\text{Var}(\hat{\omega}) = (1 + \hat{\phi}_1^2)^{-1} \sigma_z^2$$

รูปแบบ MA(1)

$$\hat{\omega}_i = \frac{1}{1 + \hat{\theta}_1^2} [a_i + \hat{\theta}_1 a_{i+1} + \hat{\theta}_1^2 a_{i+2} + \dots]$$

$$\text{Var}(\hat{\omega}) = (1 - \hat{\theta}_1^2) \sigma_a^2^3$$

ถ้า  $\max|\hat{\varepsilon}(t)| > C_c$  อนุกรมมีค่าผิดปกติ

ค่า  $C_c$  คือค่าวิกฤติ ในที่นี้ให้  $C_c = 3.5$  ( $C_c$  มีค่าเป็น 3.0, 3.5 และ 4.0 สำหรับการตรวจสอบค่าผิดปกติที่มีความไวต่อการตรวจสอบ สูง กลาง และต่ำ ตามลำดับ<sup>4</sup>)

1.3 ถ้าไม่พบค่าผิดปกติให้ไปทำขั้นตอนที่ 1.4

ถ้ามีค่าผิดปกติให้ขจัดค่าผิดปกติออกจากความคลาดเคลื่อนและค่าสังเกต

$$\tilde{z}_i = z_i - \hat{\omega}_i$$

$$\tilde{\varepsilon}_i = \hat{\varepsilon}_i - \hat{\omega}_i$$

หลังจากขจัดค่าผิดปกติแล้ว ทำการประมาณค่าความแปรปรวนของอนุกรมใหม่จากสูตร

$$\hat{\sigma}_z^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \tilde{\varepsilon}_i^2 \text{ โดยใช้ค่าสังเกตจุดที่เพิ่งขจัดค่าผิดปกติออก จากนั้นกลับไปทำขั้นตอนที่ 1.2}$$

เพื่อตรวจหาค่าผิดปกติเพิ่มเติม ทำซ้ำขั้นตอนที่ 1.2 และ 1.3 จนกระทั่งไม่พบค่าผิดปกติเพิ่ม (โดยใช้ค่าประมาณพารามิเตอร์ของอนุกรมชุดเดิมที่คำนวณได้ในขั้นตอนที่ 1.1)

<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

<sup>4</sup> Ih Chang, George C. Tiao and Chung Chen. *Technometric*, May 1988, Vol 30 No. 2, pp.196

1.4 ถ้าไม่พบค่าผิดปกติในการทำซ้ำรอบแรก แสดงว่าอนุกรมไม่มีค่าผิดปกติให้  
หยุดขบวนการและใช้ค่าประมาณพารามิเตอร์ของอนุกรมเวลาที่ได้ในการพยากรณ์

ถ้าพบค่าผิดปกติให้ประมาณค่าพารามิเตอร์โดยวิธีตัวประมาณภาวะน่าจะเป็น  
สูงสุดของอนุกรมใหม่ แล้วไปทำขั้นตอนที่ 2.1

## 2. ประมาณค่าผิดปกติและพารามิเตอร์ของอนุกรม

2.1 สมมติว่ามีค่าผิดปกติ  $m$  ค่าที่เวลา  $t_1, t_2, \dots, t_m$  ผลกระทบของค่าผิดปกติประมาณได้จาก

$$\hat{e}_i = \sum_{j=1}^m \omega_j \Pi(B) I_i(t_j) + a_i$$

โดยถือว่า  $\{\hat{e}_i\}$  เป็นตัวแปรตาม

$\{I_i(t_j)\}$  เป็นตัวแปรอิสระ

และ

$$I_i(t_j) = \begin{cases} 1, & t = t_j \\ 0, & t \neq t_j \end{cases}$$

2.2 คำนวณค่า  $\hat{c}_j$  ของค่า  $\hat{\omega}_j$  ที่ประมาณได้เมื่อ

$$\hat{c}_j = \frac{\hat{\omega}_j}{[\text{Var}(\hat{\omega})]^{(1/2)}} \quad , j = 1, 2, \dots, m$$

ถ้า  $\min_j |\hat{c}_j| = \hat{c}_r \leq C_c$  เมื่อ  $C_c$  เป็นค่าเดียวกับที่ใช้ในขั้นตอนที่ 1.2  
ให้ตัดค่าที่  $t_r$  ออกจากชุดของข้อมูลผิดปกติ แล้วกลับไปทำขั้นตอนที่ 2.1 โดยมีค่าผิดปกติ  
เหลืออยู่  $m - 1$  ค่า

ถ้า  $\min_j |\hat{c}_j| > C_c$  ให้ไปทำขั้นตอนที่ 2.3

2.3 ขจัดอิทธิพลของค่าผิดปกติที่ตรวจพบในขั้นที่ 2.2 ออกจากอนุกรม

2.4 ประมาณค่าพารามิเตอร์ของอนุกรมเวลาที่ขจัดค่าผิดปกติแล้ว ถ้าค่าประมาณ  
ของส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของความคลาดเคลื่อน(Residual Standard Error) ต่างจากรอบก่อน  
หน้ามากกว่า  $\varepsilon$  ให้กลับไปทำขั้นตอนที่ 2.1 ใหม่ จนกระทั่งได้ความแตกต่างน้อยกว่า  $\varepsilon$  ในที่นี้  
 $\varepsilon = 0.001$



### 3. วิธีกำลังสองน้อยที่สุดเมื่อปรับปรุงข้อมูลแล้ว

หลักการประมาณค่าโดยวิธีนี้คือการทำให้ผลรวมค่ากำลังสองของความคลาดเคลื่อนภายใต้พารามิเตอร์ของตัวแบบมีค่าต่ำที่สุด

จากรูปแบบ ARMA(p,q) สมการแสดงผลรวมค่ากำลังสองของความคลาดเคลื่อนของขบวนการนี้คือ

$$s(\phi, \theta) = \sum_{i=-\infty}^n [a_i |(\phi, \theta)]^2$$

#### 3.1 เมื่อ $z_t$ เป็นอนุกรมเวลาแบบ AR(1)

ตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดคือ

$$\hat{\phi}_1 = \frac{\sum_{i=2}^n z_i z_{i-1}}{\sum_{i=3}^n z_{i-1}^2}$$

#### 3.2 เมื่อ $z_t$ เป็นอนุกรมเวลาแบบ MA(1)

ตัวประมาณกำลังสองน้อยที่สุดคือ

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

หลังจากได้ค่าประมาณของพารามิเตอร์แล้ว ให้นำค่าที่ได้ไปเป็นค่าประมาณเริ่มต้นสำหรับการปรับปรุงข้อมูลในขบวนการทำซ้ำเช่นเดียวกับขบวนการทำซ้ำของวิธีตัวประมาณภาวะน่าจะเป็นสูงสุด แต่ในการประมาณค่าพารามิเตอร์ของอนุกรมเวลาให้ประมาณด้วยวิธีกำลังสองน้อยที่สุด