

## บทที่ 1

### บทนำ

#### ที่มาและความสำคัญของปัญหา

การพยากรณ์มีบทบาทสำคัญอย่างมากต่องานทางด้านธุรกิจในปัจจุบันไม่ว่าในสายงานทางด้านการจัดการใดๆ เช่น การตลาด การผลิต การวิจัยและพัฒนา เป็นต้น ความสำคัญของการพยากรณ์เป็นที่ยอมรับและต้องการเป็นอย่างมากทั้งนี้เนื่องจากการแข่งขันทางด้านธุรกิจที่นับวันจะมากขึ้นเรื่อยๆ ประกอบกับบรรยากาศของการแข่งขันเปลี่ยนแปลงไปอย่างรวดเร็ว ผู้ประกอบการธุรกิจหรือผู้บริหารที่ฉลาดจะต้องไวต่อสภาพการเปลี่ยนแปลงของธุรกิจ การคาดคะเนหรือการพยากรณ์เหตุการณ์ที่จะเกิดขึ้นในอนาคตจึงได้มีบทบาทสำคัญในขบวนการตัดสินใจของผู้บริหารเพื่อให้ธุรกิจสามารถดำเนินต่อไปได้อย่างมีประสิทธิภาพ

การวิเคราะห์การถดถอย เป็นเทคนิคอย่างหนึ่งที่ใช้ในการคาดคะเนหรือพยากรณ์ค่าของตัวแปรตัวหนึ่งที่น่าสนใจศึกษา เรียกกันทั่วไปว่า "ตัวแปรตาม" โดยอาศัยความสัมพันธ์กับตัวแปรอื่นๆที่เกี่ยวข้องกันเรียกตัวแปรหลังนี้ว่า "ตัวแปรอิสระ"

ในการวิจัยครั้งนี้สนใจศึกษาความถดถอยแบบง่ายมาใช้ในการพยากรณ์ ซึ่งมีรูปแบบดังนี้ คือ

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

โดยที่

$y_t$  เป็นตัวแปรตามที่เป็นตัวแปรสุ่ม

$X_t$  เป็นตัวแปรอิสระที่ไม่เป็นตัวแปรสุ่ม

$\beta_0$  เป็นพารามิเตอร์ที่ไม่ทราบค่า แทนจุดตัดบนแกน Y

$\beta_1$  เป็นพารามิเตอร์ที่ไม่ทราบค่า แทนความชันของเส้นถดถอย

$\varepsilon_t$  เป็นความคลาดเคลื่อนสุ่ม

และ  $n$  เป็นขนาดตัวอย่าง

โดยปกติการประมาณค่าพารามิเตอร์ผู้วิจัยมักเลือกใช้วิธีกำลังสองน้อยที่สุด (Ordinary Least Squares : OLS) ซึ่งจะทำให้ตัวประมาณที่ได้ มีคุณสมบัติเป็นตัวประมาณที่ไม่เอนเอียง

เชิงเส้นที่ดีที่สุด (Best Linear Unbiased Estimator : BLUE) ทั้งนี้ต้องมีข้อสมมติพื้นฐานเกี่ยวกับความคลาดเคลื่อน ดังนี้คือ

1. มีค่าคาดหวัง (Expected Value) เป็น 0,  $E(\varepsilon_t) = 0, t=1,2,\dots,n$
2. ความแปรปรวนของความคลาดเคลื่อนคงที่  $\text{Var}(\varepsilon_t) = \sigma^2, t=1,2,\dots,n$
3.  $\varepsilon_s$  และ  $\varepsilon_t$  ไม่มีสหสัมพันธ์ต่อกันหรือมีความแปรปรวนร่วม (Covariance) เป็น 0,

$$\text{Cov}(\varepsilon_s, \varepsilon_t) = E(\varepsilon_s \varepsilon_t) = 0, s \neq t$$

ในทางปฏิบัติปัญหาที่พบบ่อยปัญหาหนึ่งโดยเฉพาะเมื่อตัวแปรเป็นอนุกรมเวลาคือความคลาดเคลื่อนมีสหสัมพันธ์ต่อกันซึ่งสถานการณ์เช่นนี้เราเรียกว่า อัตตสหสัมพันธ์ (Auto-correlation) ในกรณีเช่นนี้ ถ้าหากผู้วิจัยยังคงใช้การประมาณพารามิเตอร์ด้วยวิธีกำลังสองน้อยที่สุดจะได้ตัวประมาณไม่เป็น BLUE คือมีความแปรปรวนไม่ต่ำสุด ถึงแม้จะเป็นตัวประมาณไม่เอนเอียงก็ตามเช่น ถ้าความคลาดเคลื่อนมีอัตตสหสัมพันธ์ทางบวก (positive autocorrelation) จะมีผลทำให้ค่าความแปรปรวนของตัวประมาณมีค่าน้อยกว่าค่าความแปรปรวนที่แท้จริง ฉะนั้นการทดสอบสมมติฐานของตัวประมาณอาจปรากฏว่าต่างจากศูนย์ ทั้งๆ ที่ความจริงแล้วไม่ต่างจากศูนย์ ซึ่งจะก่อให้เกิดการอนุมานผิดพลาดและส่งผลต่อการพยากรณ์ที่ได้จากสมการถดถอยไม่ถูกต้องแม่นยำ

จากผลกระทบดังกล่าวจึงเป็นที่น่าสนใจอย่างยิ่งในการหาวิธีประมาณค่าพารามิเตอร์ที่เหมาะสมมากกว่ามาแทนการใช้วิธีกำลังสองน้อยที่สุดเพื่อที่จะทำให้การประมาณค่าพารามิเตอร์และการพยากรณ์มีความถูกต้องมากยิ่งขึ้น ซึ่งถ้าเราทราบค่าอัตตสหสัมพันธ์ของข้อมูล (prior information) เราสามารถใช้วิธีกำลังสองต่ำสุดแบบทั่วไป (Generalized Least Square Method) หรือตัวประมาณเบย์ส (Bayesian Estimator) ในการประมาณค่าพารามิเตอร์ได้ แต่ในบางครั้งเราไม่ทราบค่าจึงจำเป็นต้องประมาณค่าอัตตสหสัมพันธ์ขึ้นมาเพื่อใช้ในการประมาณค่าพารามิเตอร์ ซึ่งในการศึกษากรณีดังกล่าวนี้ นักสถิติหลายท่านได้ทำการศึกษาและคิดค้นตัวสถิติขึ้น เพื่อประมาณค่าพารามิเตอร์ที่ใช้ในการพยากรณ์ สรุปได้ดังนี้

ในปี ค.ศ. 1964 Zellner และ Tiao ได้เสนอตัวประมาณเบย์สเพื่อใช้แก้ปัญหาคความคลาดเคลื่อนมีอัตตสหสัมพันธ์ในสมการถดถอย ซึ่งต่อมาในปี ค.ศ. 1978 Fomby และ Guilkey ได้ทำการปรับปรุงการแจกแจงโดยหลักเกณฑ์ของตัวประมาณเบย์ส พบว่าสามารถแก้ไขและปรับปรุงประสิทธิภาพของตัวประมาณได้ และทำการเปรียบเทียบค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสอง (MSE) ของตัวประมาณค่าพารามิเตอร์ระหว่างตัวประมาณเบย์สกับตัวประมาณ OLS ในปี ค.ศ. 1985 Dielman นำตัวประมาณ OLS วิธีการแปลงของคอคแคเรนและออร์คัต วิธี Iterative ของเพรสและวินส์เทน วิธีของ Beach และ MaoKinnon และตัวประมาณเบย์สมาเปรียบ

เทียบค่า MSE ของค่าพยากรณ์ สรุปได้ว่าการประมาณค่าอัตรคสหสัมพันธ์นั้นมีความสำคัญมาก แม้ว่าผลที่ได้จะมีประสิทธิภาพต่ำลงเมื่อคาบเวลาของการพยากรณ์ยาวขึ้น แต่สำหรับค่าอัตรคสหสัมพันธ์มากกว่าหรือเท่ากับ 0.5 และช่วงการพยากรณ์ระยะสั้น พบว่าตัวประมาณเบสสามารถทำงานได้ดี และในปี ค.ศ. 1993 Latif, A. และ King, M. L. เสนอตัวพยากรณ์ผสมโดยใช้ฟังก์ชันความหนาแน่นเชิงเดี่ยวของค่าอัตรคสหสัมพันธ์ (marginal probability density function of  $\rho$ ) ซึ่งวิธีนี้มีข้อดีคือ ไม่ขึ้นอยู่กับ การประมาณค่าอัตรคสหสัมพันธ์

จากผลการวิจัยดังกล่าวนี้ ผู้วิจัยจึงสนใจทำการศึกษาเปรียบเทียบค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสองของการพยากรณ์ (Mean Square Forecast Errors : MSFE) ของวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์ 4 วิธีคือ

1. วิธีกำลังสองน้อยที่สุด (Ordinary Least Square : OLS)
2. วิธีการแปลงของเพรสและวินส์เทน (Prais-Winsten Transformation)
3. ตัวประมาณเบส (Bayesian Estimator)
4. ตัวพยากรณ์ผสม (Mixture Prediator)

โดยทำการเปรียบเทียบในสมการถดถอยเชิงเส้นอย่างง่าย เมื่อตัวแปรอิสระมีแนวโน้มรูปแบบต่าง ๆ และการแจกแจงของความคลาดเคลื่อนมีการแจกแจงปกติ ซึ่งรูปแบบความสัมพันธ์เป็นอัตรคถดถอยอันดับหนึ่ง

### วัตถุประสงค์ของการวิจัย

เพื่อศึกษาเปรียบเทียบวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์ เมื่อทราบและไม่ทราบข้อมูลเบื้องต้นเกี่ยวกับพารามิเตอร์ ในสมการถดถอยเชิงเส้นอย่างง่าย เมื่อความคลาดเคลื่อนมีอัตรคสหสัมพันธ์อันดับหนึ่ง ด้วยวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์ดังต่อไปนี้

1. วิธีกำลังสองน้อยที่สุด (Ordinary Least Square : OLS)
2. วิธีการแปลงของเพรสและวินส์เทน (Prais-Winsten Transformation)
3. ตัวประมาณเบส (Bayesian Estimator)
4. ตัวพยากรณ์ผสม (Mixture Prediator)

### ข้อตกลงเบื้องต้น

1. ในการวิจัยครั้งนี้ ได้ศึกษารูปแบบของสมการถดถอยเชิงเส้นอย่างง่าย (Simple

Linear Regression Equation) ซึ่งมีรูปแบบดังนี้

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

โดยที่

- $y_t$  เป็นตัวแปรตาม
- $X_t$  เป็นตัวแปรอิสระ
- $\beta_i$  เป็นพารามิเตอร์ที่ไม่ทราบค่า,  $i = 0, 1$
- $\varepsilon_t$  เป็นค่าความคลาดเคลื่อน
- $n$  เป็นขนาดตัวอย่าง

2. ค่าความคลาดเคลื่อนมีสหสัมพันธ์กัน โดยกำหนดรูปแบบความสัมพันธ์เป็น  
อัตโนมัติถดถอยอันดับหนึ่ง (First Order Autoregressive model : AR(1)) คือ

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

เมื่อ  $\rho$  คือ ค่าสหสัมพันธ์ระหว่าง  $\varepsilon_t$  กับ  $\varepsilon_{t-1}$  และ  $|\rho| < 1$   
และมีข้อตกลงเบื้องต้นของ  $v_t$  คือ

$$\begin{aligned} E(v_t) &= 0 \\ \text{Var}(v_t) &= \sigma^2 \\ E(v_s v_t) &= 0; \quad s \neq t \end{aligned}$$

3. ความคลาดเคลื่อนเป็นตัวแปรสุ่มที่มีสหสัมพันธ์และความแปรปรวนคงที่คือ

$$V(\varepsilon_t) = \frac{\sigma_v^2}{1 - \rho^2}; \quad t = 1, 2, \dots, n$$

**สมมติฐานของการวิจัย**

ภายใต้ลักษณะความคลาดเคลื่อนที่มีอัตสหสัมพันธ์อันดับหนึ่ง ณ ระดับค่าต่างๆ  
ตัวพยากรณ์ผสมจะให้ค่าพยากรณ์ที่มีค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสองของการพยากรณ์  
น้อยกว่าวิธีกำลังสองน้อยที่สุด วิธีการแปลงของเพรสและวินส์เทน และตัวประมาณเบสส์

### ขอบเขตของการวิจัย

1. ศึกษาภายใต้ลักษณะการแจกแจงของความคลาดเคลื่อน( $\varepsilon_t$ ) มีการแจกแจงปกติ (Normal Distribution)

1.1  $v_t$  มีค่าเฉลี่ยเป็น 0 และความแปรปรวนคงที่เป็น  $\sigma_v^2$  ในการวิจัยครั้งนี้ กำหนดให้เท่ากับ 1

1.2  $\varepsilon_t$  มีค่าเฉลี่ยเป็น 0 และความแปรปรวนคงที่เป็น  $\frac{\sigma_v^2}{1-\rho^2}$

2. ศึกษาเมื่อตัวแปรอิสระ  $X_t$  มีลักษณะดังนี้

2.1 รูปแบบเส้นตรงตามเวลา (Simple Time Trend)

$$X_t = t$$

2.2 รูปแบบแนวโน้มไม่คงที่ (Stochastic Trend)

$$X_t = t + u_t$$

$$u_t \sim N(0, 1)$$

2.3 รูปแบบแนวโน้มตามคาบเวลา (Periodic Trend)

$$X_t = t + \cos(2\pi t/12)$$

2.4 รูปแบบอัตถศาสตร์สัมพันธ์อันดับที่หนึ่ง (First Order Autoregressive)

$$X_t = \lambda X_{t-1} + u_t$$

$$u_t \sim N(0, 1)$$

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

3. ค่า  $\beta_0$  และ  $\beta_1$  มีค่าเท่ากับ 1

4. ศึกษาเมื่อค่าสหสัมพันธ์ ( $\rho$ ) เป็น 0.2, 0.4, 0.6, 0.8, 0.9, และ 0.95

5. ศึกษาเมื่อค่าสหสัมพันธ์ ( $\lambda$ ) เป็น 0.2, 0.4, และ 0.8

\* การวิจัยครั้งนี้ได้ทดลองที่ค่าเฉลี่ยและความแปรปรวนค่าอื่นๆ ได้ผลสรุปไม่แตกต่าง

\*\* การวิจัยครั้งนี้ได้ทดลองค่าสัมประสิทธิ์การถดถอยที่ค่าอื่นๆ ได้ผลสรุปไม่แตกต่าง

6. ศึกษาเมื่อขนาดตัวอย่าง ( $n$ ) เท่ากับ 15, 30, 50, และ 70

### เกณฑ์การตัดสินใจ

ในการวิจัยครั้งนี้ ผู้วิจัยศึกษาค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสองของการพยากรณ์ของวิธีกำลังสองน้อยที่สุด วิธีการแปลงของเพรสและวินส์เทน ตัวประมาณเบส และตัวพยากรณ์ผสม โดยมีสูตรการคำนวณดังนี้

$$MSFE_i = \frac{\sum_{j=1}^{300} (y_{ij} - \hat{y}_{ij})^2}{300}$$

โดยที่

- $y_{ij}$  คือ ค่าข้อมูลจริง ณ คาบเวลาที่  $i$  และรอบที่  $j$
- $\hat{y}_{ij}$  คือ ค่าพยากรณ์ ณ คาบเวลาที่  $i$  และรอบที่  $j$
- $j$  คือ จำนวนรอบของการทำซ้ำ
- $i$  คือ คาบเวลาในการพยากรณ์ ;  $i = 1, 2, \dots, 12$

### คำจำกัดความ

1. อັคตสหสัมพันธ์ (Autocorrelation) คือ เหตุการณ์ที่ตัวแปรสุ่มมีความสัมพันธ์ในตัวเอง กล่าวคือ  $Cov(\varepsilon_s, \varepsilon_t) \neq 0$  เมื่อ  $s \neq t$
2. ค่าเฉลี่ยของความคลาดเคลื่อนกำลังสองของการพยากรณ์ (Mean Squared Forecast Errors : MSFEs) คือค่าที่แสดงว่า ค่าจากการพยากรณ์แตกต่างจากค่าข้อมูลจริงเพียงไร โดยวัดในรูปค่าเฉลี่ยของกำลังสองของความแตกต่างระหว่างค่าพยากรณ์และค่าข้อมูลจริง

### ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ

1. ให้ข้อสรุปในการเลือกใช้วิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์ เพื่อการพยากรณ์เมื่อความคลาดเคลื่อนมีอັคตสัมพันธ์อันดับหนึ่ง
2. สามารถใช้เป็นแนวทางในการศึกษา เพื่อเลือกวิธีการประมาณค่าพารามิเตอร์ที่น่าไปใช้ในการพยากรณ์ เมื่อความคลาดเคลื่อนมีอັคตสัมพันธ์ในรูปแบบอื่นๆ ต่อไป