

### บทที่ 3

#### วิธีดำเนินการวิจัย

การวิจัยครั้งนี้เป็นการวิจัยเพื่อเปรียบเทียบความคลาดเคลื่อนของการพยากรณ์ด้วยวิธีของเบย์ (Bayesian method) วิธีบ็อกซ์-เจนกินส์ (Box-Jenkins: B-J) และวิธีการพยากรณ์ร่วม (combined forecasting) โดยพิจารณาแยกวิธีการพยากรณ์ร่วม (combined forecasting) ออกเป็น 2 วิธี ได้แก่ วิธีที่ 1 ได้จากการนำค่าพยากรณ์ด้วยวิธีพยากรณ์เดี่ยวที่เหมาะสมกับลักษณะของข้อมูลมารวมกันโดยให้นำหน้าตามแบบของ Newbold และ Granger แบบที่ 1 และวิธีที่ 2 ได้จากการนำค่าพยากรณ์ด้วยวิธีพยากรณ์เดี่ยวที่เหมาะสมกับลักษณะของข้อมูลมารวมกันโดยให้นำหน้าตามแบบของ Newbold และ Granger แบบที่ 2 โดยการเลือกวิธีพยากรณ์เดี่ยวที่เหมาะสมกับข้อมูลพิจารณาจาก 3 กรณีตามลักษณะของข้อมูลอนุกรมเวลา คือ กรณีแรก เมื่อข้อมูลไม่มีอิทธิพลของแนวโน้มและฤดูกาลจะเลือกวิธีพยากรณ์เดี่ยวจากวิธีเคลื่อนที่แบบง่าย (simple moving average: SMA) และวิธีปรับให้เรียบแบบเอ็กซ์โปเนนเชียลครั้งเดียว (single exponential smoothing: SES) กรณีที่สอง เมื่อข้อมูลมีอิทธิพลของแนวโน้มเพียงอย่างเดียวจะเลือกวิธีพยากรณ์เดี่ยวจากวิธีปรับให้เรียบแบบเอ็กซ์โปเนนเชียล 2 ครั้งตามแบบของบราวน์ (Brown's double exponential smoothing: DES) วิธีปรับให้เรียบแบบเอ็กซ์โปเนนเชียล 2 ครั้งตามแบบของโฮลท์ (Holt's linear exponential smoothing: LES) วิธีปรับให้เรียบแบบเอ็กซ์โปเนนเชียล 3 ครั้งตามแบบของบราวน์ (Brown's triple exponential smoothing: TES) วิธีปรับให้เรียบแบบเอ็กซ์โปเนนเชียลสำหรับข้อมูลที่มีแนวโน้มแบบเอ็กซ์โปเนนเชียล (exponential smoothing for exponential trend: ESE) และวิธีการวิเคราะห์การถดถอย (Regression analysis: REG) และกรณีที่สาม เมื่อข้อมูลมีอิทธิพลของแนวโน้มและฤดูกาลจะเลือกวิธีพยากรณ์เดี่ยวจากวิธีปรับให้เรียบแบบโฮลท์-วินเทอร์ (Holt-Winters smoothing: HWS) และวิธีการวิเคราะห์การถดถอย (Regression analysis: REG) โดยใช้ค่าเปอร์เซ็นต์ความคลาดเคลื่อนสมบูรณ์เฉลี่ย (MAPE) ค่าความคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (MSE) และค่าความคลาดเคลื่อนเฉลี่ย (ME) เป็นเกณฑ์ในการเปรียบเทียบ มีวิธีดำเนินการวิจัย ดังนี้

#### ลักษณะและแหล่งที่มาของข้อมูล

ฐานข้อมูลสำหรับการวิจัยครั้งนี้เป็นข้อมูลทุติยภูมิ 2 ฐาน ฐานแรก คือ ปริมาณการยืมสิ่งพิมพ์ ซึ่งแยกเป็นหนังสือภาษาไทย หนังสือภาษาอังกฤษ และวิทยานิพนธ์ ของศูนย์บรรณสารสนเทศทางการศึกษาคณะครุศาสตร์ จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย ตั้งแต่เดือนมิถุนายนปีการศึกษา 2537 ถึง เดือนตุลาคม ปีการศึกษา 2542 ในการวิจัยครั้งนี้ผู้วิจัยได้เก็บรวบรวมข้อมูลเพิ่มเติม โดยเริ่มตั้งแต่เดือนพฤศจิกายน ปีการศึกษา 2542 ถึงเดือนกันยายน ปีการศึกษา 2544 รวมเป็นอนุกรมเวลา 88 เดือน และข้อมูลฐานที่สอง คือ จำนวนนักเรียนในระดับประถมศึกษา และระดับมัธยมศึกษา ระหว่าง ปี 2480-2539 ในการวิจัยครั้งนี้ผู้วิจัยได้เก็บรวบรวมข้อมูลเพิ่มเติม โดยเริ่มตั้งแต่ปี 2540-2543 รวมเป็นอนุกรมเวลา 64 ปี

แหล่งที่มาของข้อมูลสำหรับการวิจัยครั้งนี้เป็นข้อมูลทุติยภูมิจาก 2 แหล่ง คือ ในการพยากรณ์ข้อมูลอนุกรมเวลาทางการศึกษาที่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล ผู้วิจัยใช้ข้อมูลจากฐานข้อมูลของทัศนีย์ อินทนู (2543) คือ ปริมาณการยืมสิ่งพิมพ์ ซึ่งแยกเป็นหนังสือภาษาไทย หนังสือภาษาอังกฤษ และวิทยานิพนธ์ ของศูนย์บรรณสารสนเทศทางการศึกษา คณะครุศาสตร์ จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย ซึ่งมีลักษณะเป็นข้อมูลรายเดือน และผู้วิจัยได้เก็บรวบรวมข้อมูลอนุกรมเวลาชุดนี้เพิ่มเติมเพื่อให้มีความเป็นปัจจุบันมากขึ้น ส่วนข้อมูลทางการศึกษาที่ไม่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล ผู้วิจัยใช้ข้อมูลจากฐานข้อมูลของบำเพ็ญ ปิตชิต (2540) ได้แก่ จำนวนนักเรียนในระดับประถมศึกษา และระดับมัธยมศึกษา มีลักษณะข้อมูลเป็นรายปี และผู้วิจัยได้เก็บรวบรวมข้อมูลอนุกรมเวลาชุดนี้เพิ่มเติมเพื่อให้มีความเป็นปัจจุบันมากขึ้น

### เครื่องมือที่ใช้ในการวิจัย

เครื่องมือที่ใช้ในการวิจัย เป็นแบบบันทึกข้อมูลของทัศนีย์ อินทนู (2543) และบำเพ็ญ ปิตชิต (2540) สร้างขึ้น ดังตาราง 13-14

ตาราง 13 แบบบันทึกข้อมูลปริมาณการสิ่งพิมพ์ประเภท.....(เล่ม)

ปีการศึกษา	2537	2538	2539	2540	2541	2542	2543
เดือน							
มิถุนายน							
พฤษภาคม							

ตาราง 14 แบบบันทึกข้อมูลจำนวนนักเรียน (คน)

ปีการศึกษา	จำนวนนักเรียนระดับประถมศึกษา	จำนวนนักเรียนระดับมัธยมศึกษา
2480		
2543		

### การเก็บรวบรวมข้อมูล

การวิจัยครั้งนี้ ผู้วิจัยบันทึกข้อมูลด้วยตนเองโดยมีขั้นตอนการเก็บรวบรวมข้อมูลดังนี้

1. ขั้นการติดต่อขอความร่วมมือ ผู้วิจัยติดต่อขอความร่วมมือไปยังเจ้าหน้าที่บรรณารักษ์ของศูนย์บรรณสารสนเทศทางการศึกษา คณะครุศาสตร์ จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัยเพื่อบันทึกข้อมูลการยืมปริมาณการยืมสิ่งพิมพ์ และติดต่อไปยังเจ้าหน้าที่บรรณารักษ์ของห้องสมุดสำนักงานสถิติแห่งชาติ เพื่อขอข้อมูลจำนวนนักเรียนระดับประถมศึกษาและระดับมัธยมศึกษา

2. สํารวจและบันทึกข้อมูล

3. ขั้นบรรณารักษณ์ข้อมูลเพื่อตรวจสอบความถูกต้องและความสมบูรณ์ของข้อมูลที่ได้เก็บรวบรวมมาทั้งหมด

### การวิเคราะห์ข้อมูล

การวิเคราะห์ข้อมูล ผู้วิจัยวิเคราะห์ข้อมูลโดยใช้โปรแกรม SPSS for Windows version 10.05, SAS version 6.12 และ Microsoft office 97 (Excel) วิเคราะห์ข้อมูลแบ่งออกเป็น 6 ตอน ดังนี้

ตอนที่ 1 การวิเคราะห์ค่าสถิติพื้นฐาน ได้แก่ ค่าเฉลี่ย ค่าสูงสุด ค่าต่ำสุด ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน ค่าความเบ้ ค่าความโด่ง และค่าสัมประสิทธิ์การกระจายของข้อมูล

ตอนที่ 2 การตรวจสอบการเปลี่ยนแปลงที่แสดงแนวโน้ม และ/หรือการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล ผู้วิจัยแบ่งการตรวจสอบออกเป็น 2 ตอน คือ ตอนแรก เป็นการตรวจสอบการเปลี่ยนแปลงที่แสดงแนวโน้ม และ/หรือการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล สำหรับข้อมูลรายเดือน และตอนที่สอง เป็นการตรวจสอบการเปลี่ยนแปลงที่แสดงแนวโน้มเพียงอย่างเดียว สำหรับข้อมูลรายปี มีรายละเอียดดังต่อไปนี้

ตอนที่ 2.1 การตรวจสอบการเปลี่ยนแปลงที่แสดงแนวโน้ม และ/หรือการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล สำหรับข้อมูลอนุกรมเวลารายเดือน โดยการนำข้อมูลอนุกรมเวลามาพล็อตกราฟ เพื่อดูลักษณะการเคลื่อนไหวของอนุกรมเวลา และตรวจสอบโดยใช้การวิเคราะห์การถดถอย เพื่อตรวจสอบว่าข้อมูลอนุกรมเวลา มีการเปลี่ยนแปลงที่แสดงแนวโน้ม และ/หรือการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาลจริงหรือไม่ โดยตรวจสอบทั้งรูปแบบบวกและรูปแบบคูณ

การตรวจสอบการเปลี่ยนแปลงที่แสดงแนวโน้ม และ/หรือการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาลโดยใช้การวิเคราะห์การถดถอย ต้องตรวจสอบตามขั้นตอนดังนี้ คือ

1. ตรวจสอบว่าข้อมูลอนุกรมเวลา มีแนวโน้มเส้นตรงหรือไม่ จากโมเดลแบบบวก (Additive model)  $y_t = \beta_0 + \beta_1 t + \beta_2 x_{1t} + \beta_3 x_{2t} + \dots + \beta_{12} x_{11t} + \epsilon_t$  ใช้สถิติทดสอบ partial t

$$t = \frac{b_1}{s_{b_1}}$$

เพื่อทดสอบสมมติฐานว่า  $H_0$  : ข้อมูลอนุกรมเวลาไม่มีการเปลี่ยนแปลงที่แสดงแนวโน้มเส้นตรง

$H_a$  : ข้อมูลอนุกรมเวลา มีการเปลี่ยนแปลงที่แสดงแนวโน้มเส้นตรง

หรือทดสอบ  $H_0 : \beta_1 = 0$

$H_a : \beta_1 \neq 0$

จากโมเดลแบบคูณ (Mutiplicative model)

$$y_t = \beta_0 \beta_1^t \beta_2^{x_{1t}} \beta_3^{x_{2t}} \dots \beta_{12}^{x_{11t}} \varepsilon_t$$

ซึ่งแปลงให้เป็นโมเดลแบบบวก โดยการทาลอการิทึม ดังนี้

$$\ln y_t = (\ln \beta_0) + (\ln \beta_1)t + (\ln \beta_2)x_{1t} + \dots + (\ln \beta_{12})x_{11t} + (\ln \varepsilon_t)$$

$$y'_t = \beta'_0 + \beta'_1 t + \beta'_2 x_{1t} + \beta'_3 x_{2t} + \dots + \beta'_{12} x_{11t} + \varepsilon'_t$$

ทดสอบ

$H_0 : \beta'_1 = 0$

$H_a : \beta'_1 \neq 0$

หรือตรวจสอบว่าข้อมูลอนุกรมเวลามีแนวโน้มเส้นโค้งหรือไม่ จากโมเดลแบบบวก (Additive model)

$y_t = \beta_0 + \beta_1 t + \beta_2 t^2 + \beta_3 x_{1t} + \beta_4 x_{2t} + \dots + \beta_{13} x_{11t} + \varepsilon_t$  ใช้สถิติทดสอบ partial t

$$t = \frac{b_2}{s_{b_2}}$$

เพื่อทดสอบสมมติฐานว่า  $H_0 : \text{ข้อมูลอนุกรมเวลาไม่มีการเปลี่ยนแปลงที่แสดงแนวโน้มเส้นโค้ง}$

$H_a : \text{ข้อมูลอนุกรมเวลามีการเปลี่ยนแปลงที่แสดงแนวโน้มเส้นโค้ง}$

ทดสอบ

$H_0 : \beta_2 = 0$

$H_a : \beta_2 \neq 0$

2. หากพบว่ามีแนวโน้มเส้นตรงจากผลการตรวจสอบสมมติฐานในข้อที่ 1 จึงตรวจสอบว่ามีฤดูกาลด้วยหรือไม่ โดยการทดสอบแบบ partial F จากรูปแบบแนวโน้มและฤดูกาล มีรายละเอียดดังนี้

2.1 เมื่อพบว่าข้อมูลมีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากแนวโน้มเส้นตรง จึงตรวจสอบต่อไปว่าข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาลหรือไม่ จากโมเดลแบบบวก (Additive model)

$y_t = \beta_0 + \beta_1 t + \beta_2 x_{1t} + \beta_3 x_{2t} + \dots + \beta_{12} x_{11t} + \varepsilon_t$  ใช้สถิติทดสอบ partial F

$$F = \frac{[SSR(t, x_1, \dots, x_{11}) - SSR(t)] / (11)}{SSE(t, x_1, \dots, x_{11}) / (n - 13)}$$

เพื่อทดสอบสมมติฐานว่า  $H_0 : \text{ข้อมูลอนุกรมเวลาไม่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล}$

$H_a : \text{ข้อมูลอนุกรมเวลามีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล}$

หรือทดสอบ

$H_0 : \beta_2 = \beta_3 = \dots = \beta_{12} = 0$

$H_a : \beta_2, \beta_3, \dots, \beta_{12}$  มีค่าไม่เป็น 0 อย่างน้อยหนึ่งค่า

จากโมเดลแบบคูณ (Mutiplicative model)

$$y_t = \beta_0 \beta_1^t \beta_2^{x_{1t}} \beta_3^{x_{2t}} \dots \beta_{12}^{x_{11t}} + \varepsilon_t$$

ซึ่งแปลงให้เป็นโมเดลแบบบวก โดยการทาลอการิทึม ดังนี้

$$\ln y_t = (\ln \beta_0) + (\ln \beta_1)t + (\ln \beta_2)x_{1t} + \dots + (\ln \beta_{12})x_{11t} + (\ln \varepsilon_t)$$

$$y'_t = \beta'_0 + \beta'_1 t + \beta'_2 x_{1t} + \beta'_3 x_{2t} + \dots + \beta'_{12} x_{11t} + \varepsilon'_t$$

ทดสอบ  $H_0 : \beta'_2 = \beta'_3 = \dots = \beta'_{12} = 0$

$H_a : \beta'_2, \beta'_3, \dots, \beta'_{12}$  มีค่าไม่เป็น 0 อย่างน้อยหนึ่งค่า

2.2 เมื่อพบว่าข้อมูลมีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากแนวโน้มเส้นโค้ง จึงตรวจสอบต่อไปว่า ข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาลหรือไม่ จากโมเดลแบบบวก (Additive model)

$y_t = \beta_0 + \beta_1 t + \beta_2 t^2 + \beta_3 x_{1t} + \beta_4 x_{2t} + \dots + \beta_{13} x_{11t} + \varepsilon_t$  ใช้สถิติทดสอบ partial F

$$F = \frac{[SSR(t, t^2, x_1, \dots, x_{11}) - SSR(t, t^2)] / (11)}{SSE(t, t^2, x_1, \dots, x_{11}) / (n - 14)}$$

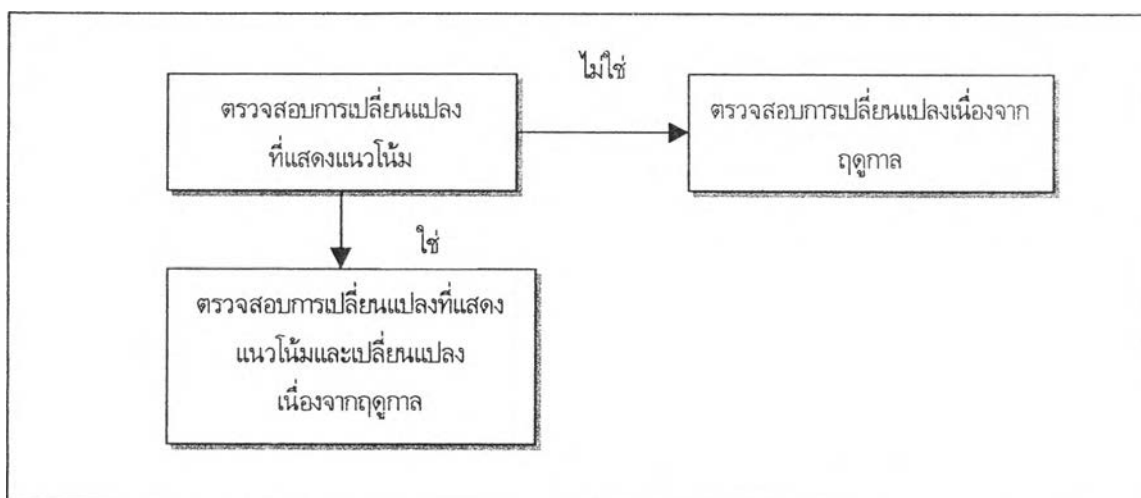
เพื่อทดสอบสมมติฐานว่า  $H_0 : \text{ข้อมูลอนุกรมเวลาไม่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล}$

$H_a : \text{ข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล}$

ทดสอบ  $H_0 : \beta_3 = \beta_4 = \dots = \beta_{13} = 0$

$H_a : \beta_3, \beta_4, \dots, \beta_{13}$  มีค่าไม่เป็น 0 อย่างน้อยหนึ่งค่า

3. หากพบว่าไม่มีแนวโน้มจากผลการตรวจสอบสมมติฐานในข้อที่ 1 จะตรวจสอบว่ามีฤดูกาลอย่างเดียวกันหรือไม่ โดยการทดสอบแบบ overall F จากรูปแบบฤดูกาล ดังภาพ 8



ภาพ 8 การตรวจสอบการเปลี่ยนแปลงแนวโน้มและ/หรือฤดูกาล

ตอนที่ 2.2 การตรวจสอบการเปลี่ยนแปลงที่แสดงแนวโน้ม สำหรับข้อมูลอนุกรมเวลารายปี โดยการนำข้อมูลอนุกรมเวลามาพล็อตกราฟ เพื่อดูลักษณะการเคลื่อนไหวของอนุกรมเวลา และตรวจสอบโดยใช้การวิเคราะห์การถดถอย เพื่อตรวจสอบว่าข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีการเปลี่ยนแปลงที่แสดงแนวโน้มจริงหรือไม่ โดยการทดสอบแบบ partial t

1. ตรวจสอบว่าข้อมูลมีแนวโน้มแบบเส้นโค้งหรือไม่ จากโมเดลที่แสดงแนวโน้มแบบเส้นโค้ง คือ  $y_t = \beta_0 + \beta_1 t + \beta_2 t^2 + \varepsilon_t$  ใช้สถิติทดสอบ partial t

$$t = \frac{b_2}{S_{b_2}}$$

เพื่อทดสอบสมมติฐานว่า  $H_0$  : ข้อมูลอนุกรมเวลาไม่มีการเปลี่ยนแปลงที่แสดงแนวโน้มเส้นโค้ง

$H_a$  : ข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีการเปลี่ยนแปลงที่แสดงแนวโน้มเส้นโค้ง

หรือทดสอบ

$$H_0 : \beta_2 = 0$$

$$H_a : \beta_2 \neq 0$$

2. ตรวจสอบว่าข้อมูลมีแนวโน้มแบบเอ็กซ์โปเนนเชียลหรือไม่ จากโมเดลที่แสดงแนวโน้ม

แบบเอ็กซ์โปเนนเชียล คือ  $y_t = \beta_0 \beta_1^t \varepsilon_t$

ซึ่งแปลงให้เป็นโมเดลแบบบวก โดยการลอการิทึม ดังนี้

$$\ln y_t = (\ln \beta_0) + (\ln \beta_1)t + (\ln \varepsilon_t)$$

$$y_t = \beta'_0 + \beta'_1 t + \varepsilon_t$$

โดยใช้สถิติทดสอบ partial t

$$t = \frac{b'_1}{s_{b'_1}}$$

เพื่อทดสอบสมมติฐานว่า  $H_0$  : ข้อมูลอนุกรมเวลาไม่มีการเปลี่ยนแปลงที่แสดงแนวโน้มแบบเอ็กซ์โปเนนเชียล

$H_a$  : ข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีการเปลี่ยนแปลงที่แสดงแนวโน้มแบบเอ็กซ์โปเนนเชียล

หรือทดสอบ

$$H_0 : \beta'_1 = 0$$

$$H_a : \beta'_1 \neq 0$$

ตอนที่ 3 พยากรณ์ข้อมูลอนุกรมเวลาด้วยวิธีของเบย์ ในแต่ละชุดข้อมูลโดยใช้โปรแกรม Microsoft office 97 (Excel) ซึ่งมี ขั้นตอน ดังนี้

ขั้นที่ 1 กำหนดโมเดลแนวโน้มที่เหมาะสมให้กับข้อมูลอนุกรมเวลา 24 ช่วงเวลา สำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล และ 20 ช่วงเวลาสำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่ไม่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล โมเดลแนวโน้มที่นิยมใช้ได้แก่

$$\text{แนวโน้มเส้นตรง} \quad y_t = b_1 + b_2 t + \varepsilon_t$$

$$\text{แนวโน้มแบบเส้นโค้ง} \quad y_t = b_1 + b_2 t + b_3 t^2 + \varepsilon_t$$

$$\text{แนวโน้มแบบ exponential} \quad y_t = b_1 b_2^t \varepsilon_t$$

$$\text{แนวโน้มและฤดูกาล} \quad y_t = b_1 + b_2 t + b_3 \sin \frac{2\pi}{12} t + b_4 \cos \frac{2\pi}{12} t + \varepsilon_t$$

ขั้นที่ 2 กำหนดค่าเริ่มต้น (prior information) สำหรับ  $\bar{\mathbf{b}}$ ,  $\mathbf{V}$  และ  $\sigma_\varepsilon^2$  โดยใช้วิธีวิเคราะห์การถดถอย (regression analysis) หาค่าเริ่มต้นดังกล่าว

ขั้นที่ 3 คำนวณการแจกแจงภายหลัง (posterior distribution) ของ  $\bar{\mathbf{b}}$  ตามหลักการของเบย์

ขั้นที่ 4 จากสมการพยากรณ์ที่ได้จากขั้นที่ 3 เสนอผลการพยากรณ์ 12 ช่วงเวลาล่วงหน้าสำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล และ 5 ช่วงเวลาล่วงหน้าสำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่ไม่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล

ตอนที่ 4 พยากรณ์ข้อมูลอนุกรมเวลาด้วยวิธีบ็อกซ์-เจนกินส์ ในแต่ละชุดข้อมูลโดยใช้โปรแกรม SPSS for Windows version 10.05 ซึ่งมี 4 ขั้นตอน คือ

ขั้นที่ 1 กำหนดรูปแบบ โดยพิจารณาจากผลการตรวจสอบการเปลี่ยนแปลงที่แสดงแนวโน้ม และ/หรือฤดูกาลในตอนต้นที่ 2 แล้วจึงนำมากำหนดค่าผลต่าง และ/หรือผลต่างฤดูกาลของค่าสังเกตในอนุกรมเวลา พิจารณาคอเรลโลแกรมเพื่อกำหนดโมเดลจากลักษณะของฟังก์ชันอัตโนมัติสหสัมพันธ์ และฟังก์ชันอัตโนมัติสหสัมพันธ์บางส่วน

ขั้นที่ 2 การประมาณค่าพารามิเตอร์ในโมเดลที่กำหนดในขั้นที่ 1

ขั้นที่ 3 การตรวจสอบความเหมาะสมของโมเดลโดยพิจารณาจากคอเรลโลแกรมของความคลาดเคลื่อน การทดสอบค่าพารามิเตอร์ในรูปแบบด้วยการทดสอบแบบ partial t และทดสอบโดยใช้สถิติทดสอบ Box-Ljung Chi-Square Statistic

$$Q_m = n(n+2) \sum_{k=1}^m \frac{r_k^2(e_t)}{n-k}$$

ขั้นที่ 4 นำสมการพยากรณ์ที่เหมาะสม หากมีมากกว่าหนึ่งสมการที่เหมาะสมในขั้นที่ 3 จะเลือกเพียงหนึ่งสมการเพื่อการพยากรณ์โดยการเปรียบเทียบค่าความแปรปรวนของค่าความคลาดเคลื่อนในแต่ละสมการที่เป็นไปได้ ไปใช้ในการพยากรณ์ 12 ช่วงเวลาล่วงหน้าสำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล และ 5 ช่วงเวลาล่วงหน้าสำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่ไม่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล

ตอนที่ 5 พยากรณ์ข้อมูลอนุกรมเวลาด้วยวิธีพยากรณ์ร่วม ในแต่ละชุดข้อมูล

ขั้นที่ 1 แบ่งออกเป็น 2 วิธี ได้แก่ วิธีที่ 1 ได้จากการนำค่าพยากรณ์จากวิธีพยากรณ์เดี่ยวที่เหมาะสมกับลักษณะของข้อมูลมารวมกันโดยให้น้ำหนักตามแบบของ Newbold และ Granger แบบที่ 1 และวิธีที่ 2 ได้จากการนำค่าพยากรณ์จากวิธีพยากรณ์เดี่ยวที่เหมาะสมกับลักษณะของข้อมูลมารวมกันโดยให้น้ำหนักตามแบบของ Newbold และ Granger แบบที่ 2 โดยพิจารณาเลือกวิธีพยากรณ์เดี่ยวที่เหมาะสมกับลักษณะของข้อมูลจาก 3 กรณี คือ กรณีแรก เมื่อข้อมูลไม่มีอิทธิพลของแนวโน้มและฤดูกาลจะเลือกวิธีพยากรณ์เดี่ยวจากวิธีเฉลี่ยเคลื่อนที่แบบง่าย (simple moving average: SMA) และวิธีปรับให้เรียบแบบเอ็กซ์โปเนนเชียลครั้งเดียว (single exponential smoothing: SES) กรณีที่สอง เมื่อข้อมูลมีอิทธิพลของแนวโน้มเพียงอย่างเดียวจะเลือกวิธีพยากรณ์เดี่ยวจากวิธีปรับให้เรียบแบบเอ็กซ์โปเนนเชียล 2 ครั้งตามแบบของบราวน์ (Brown's double exponential smoothing: DES) วิธีปรับให้เรียบแบบเอ็กซ์โปเนนเชียล 2 ครั้งตามแบบของโฮลท์ (Holt's linear exponential smoothing: LES) วิธีปรับให้เรียบแบบเอ็กซ์โปเนนเชียล 3 ครั้งตามแบบของบราวน์ (Brown's triple exponential smoothing: TES) วิธีปรับให้เรียบแบบเอ็กซ์โปเนนเชียลสำหรับข้อมูลที่มีแนวโน้มแบบเอ็กซ์โปเนนเชียล (exponential smoothing for exponential trend: ESE) และวิธีการวิเคราะห์การถดถอย (Regression analysis: REG) และกรณีที่สาม เมื่อข้อมูลมีอิทธิพลของแนวโน้มและฤดูกาลจะเลือกวิธีพยากรณ์เดี่ยวจากวิธีปรับให้เรียบแบบโฮลท์-

วินเทอร์ (Holt-Winters smoothing: HWS) และวิธีการวิเคราะห์การถดถอย (Regression analysis: REG)

ขั้นที่ 2 คำนวณหาค่าน้ำหนักของแต่ละวิธี จากสูตรดังนี้

$$1. \quad w_i = \frac{\left( \sum_{t=n-v}^{n-1} e_t^{(i)^2} \right)^{-1}}{\sum_{j=1}^p \left( \sum_{t=n-v}^{n-1} e_t^{(j)^2} \right)^{-1}}$$

$$2. \quad w_i = \beta \left[ \frac{\left( \sum_{t=n-v-1}^{n-2} e_t^{(i)^2} \right)^{-1}}{\sum_{j=1}^p \left( \sum_{t=n-v-1}^{n-2} e_t^{(j)^2} \right)^{-1}} \right] + (1-\beta) \left[ \frac{\left( \sum_{t=n-v}^{n-1} e_t^{(i)^2} \right)^{-1}}{\sum_{j=1}^p \left( \sum_{t=n-v}^{n-1} e_t^{(j)^2} \right)^{-1}} \right], \quad 0 < \beta < 1$$

โดยที่  $e_t^{(i)} = \frac{(y_t - \hat{y}_t^{(i)})}{y_t}, \quad i = 1, 2, 3, \dots, p$

ขั้นที่ 3 คำนวณหาค่าพยากรณ์จากสูตร

$$\hat{y}_t = \sum_{i=1}^p w_i \hat{y}_t^{(i)}$$

- เมื่อ  $n$  = จำนวนข้อมูล  
 $\hat{y}_t^{(i)}$  = ค่าพยากรณ์ ณ เวลาที่  $t$  วิธีพยากรณ์ที่  $i$   
 $\hat{y}_t$  = ค่าพยากรณ์ ณ เวลาที่  $t$   
 $w_i$  = น้ำหนักของวิธีการพยากรณ์ที่  $i$   
 $p$  = จำนวนวิธีการพยากรณ์

โดยที่น้ำหนักแบบที่ 1 จากงานวิจัยของ Winkler และ Makridakis (1983) กำหนดให้  $\beta$  มีค่า 3, 6, 9 และ 12 ในงานวิจัยนี้เพื่อให้มีความละเอียดยิ่งขึ้นผู้วิจัยจึงกำหนดให้  $\beta$  มีค่าตั้งแต่ 1, 2, ..., 20 และน้ำหนักแบบที่ 2 จากงานวิจัยของ Winkler และ Makridakis (1983) กำหนดให้  $\beta$  มีค่า 3, 6, 9 และ 12 กับ  $\beta$  มีค่าเท่ากับ .5, .7 และ .9 ในงานวิจัยนี้เพื่อให้มีความละเอียดยิ่งขึ้นผู้วิจัยจึงกำหนดให้  $\beta$  มีค่า 3, 6, 9 และ 12 กับ  $\beta$  มีค่าเท่ากับ .1, .2, ..., .9 เพื่อหาค่าน้ำหนักที่ให้ค่าพยากรณ์ที่มีความคลาดเคลื่อน SSE ต่ำที่สุด

ขั้นที่ 4 นำเสนอผลการพยากรณ์ 12 ช่วงเวลาล่วงหน้าสำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล และ 5 ช่วงเวลาล่วงหน้าสำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่ไม่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล

ตอนที่ 6 ตรวจสอบผลการพยากรณ์ โดยนำผลจากการพยากรณ์ในตอนที่ 3, ตอนที่ 4 และ ตอนที่ 5 มาเปรียบเทียบกัน ซึ่งในการศึกษาครั้งนี้ผู้วิจัยได้ตัดข้อมูลให้เหลือ 24 ค่าสำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล และ 20 ค่าสำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่ไม่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจาก



ฤดูกาล เพื่อทำการเปรียบเทียบผลการพยากรณ์ของวิธีบ็อกซ์-เจนกินส์ และวิธีการพยากรณ์ร่วม กับวิธีของเบย์ในกรณีที่ข้อมูลมีขนาดเล็ก เหตุผลที่ตัดข้อมูลให้เหลือเพียง 24 ค่าสำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล เนื่องมาจากการศึกษาของ de Alba และ Mendoza (2001) ได้ใช้ข้อมูลรายเดือน 2 ปี (24 เดือน) ทำการพยากรณ์ด้วยวิธีของเบย์เปรียบเทียบกับวิธีบ็อกซ์-เจนกินส์ทั้งกรณีที่ใช้ข้อมูลทั้งหมด และข้อมูลมีขนาดเท่ากับกับวิธีของเบย์ และเหตุผลที่ตัดข้อมูลให้เหลือเพียง 20 ค่าสำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่ไม่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล เพราะในการศึกษาครั้งนี้ผู้วิจัยต้องการทำการศึกษากำหนดการพยากรณ์ด้วยวิธีของเบย์สำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่ไม่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล จะให้ผลสอดคล้องกับวิธีของเบย์สำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาลหรือไม่ และ 20 ค่าที่ตัดให้เหลือใช้แนวคิดคล้ายกันกับข้อมูลรายเดือน คือใช้ข้อมูลรายปีในช่วง 2 ทศวรรษ (20 ปี) โดยมีขั้นตอนตรวจสอบผลการพยากรณ์ ดังนี้

ขั้นที่ 1 พล็อตกราฟค่าข้อมูลอนุกรมเวลาที่เกิดขึ้นจริง กับค่าผลการพยากรณ์ด้วยวิธีของเบย์ วิธีบ็อกซ์-เจนกินส์ และวิธีการพยากรณ์ร่วม 2 วิธี ซึ่งวิธีบ็อกซ์-เจนกินส์ และวิธีการพยากรณ์ร่วมได้แยกเป็น 2 กรณี คือกรณีแรกใช้ข้อมูล 76 ช่วงเวลา (เก็บไว้ 12 ช่วงเวลาเพื่อเปรียบเทียบค่าพยากรณ์กับค่าจริง) ในการพยากรณ์ 12 ช่วงเวลาล่วงหน้าสำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล และ 59 ช่วงเวลา (เก็บไว้ 5 ช่วงเวลาเพื่อเปรียบเทียบค่าพยากรณ์กับค่าจริง) ในการพยากรณ์ 5 ช่วงเวลาล่วงหน้าสำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่ไม่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล ซึ่งต่อไปผู้วิจัยจะเรียกว่า การพยากรณ์สำหรับข้อมูลขนาดใหญ่ และกรณีที่สองใช้ข้อมูล 24 ช่วงเวลา (เก็บไว้ 12 ช่วงเวลาเพื่อเปรียบเทียบค่าพยากรณ์กับค่าจริง) ในการพยากรณ์ 12 ช่วงเวลาล่วงหน้าสำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล และ 20 ช่วงเวลา (เก็บไว้ 5 ช่วงเวลาเพื่อเปรียบเทียบค่าพยากรณ์กับค่าจริง) ในการพยากรณ์ 5 ช่วงเวลาล่วงหน้าสำหรับข้อมูลอนุกรมเวลาที่ไม่มีการเปลี่ยนแปลงเนื่องจากฤดูกาล ซึ่งต่อไปผู้วิจัยจะเรียกว่า การพยากรณ์สำหรับข้อมูลขนาดเล็ก ดังนั้นมีวิธีการพยากรณ์ที่นำมาพิจารณารวม 7 วิธี ได้แก่

1. วิธีของเบย์สำหรับข้อมูลขนาดเล็ก (BAYES)
2. วิธีบ็อกซ์-เจนกินส์สำหรับข้อมูลขนาดใหญ่ (B-J)
3. วิธีบ็อกซ์-เจนกินส์สำหรับข้อมูลขนาดเล็ก (B-J/2T)
4. วิธีการพยากรณ์ร่วมโดยให้น้ำหนักแบบของ Newbold และ Granger แบบที่ 1 สำหรับข้อมูลขนาดใหญ่ (COMB1)
5. วิธีการพยากรณ์ร่วมโดยให้น้ำหนักแบบของ Newbold และ Granger แบบที่ 1 สำหรับข้อมูลขนาดเล็ก (COMB1/2T)
6. วิธีการพยากรณ์ร่วมโดยให้น้ำหนักแบบของ Newbold และ Granger แบบที่ 2 สำหรับข้อมูลขนาดใหญ่ (COMB2)
7. วิธีการพยากรณ์ร่วมโดยให้น้ำหนักแบบของ Newbold และ Granger แบบที่ 2 สำหรับข้อมูลขนาดเล็ก (COMB2/2T)

ขั้นที่ 2 คำนวณค่าเปอร์เซ็นต์ความคลาดเคลื่อนสมบูรณ์เฉลี่ย (MAPE) ค่าความคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (MSE) และค่าความคลาดเคลื่อนเฉลี่ย (ME) ในการพยากรณ์แต่ละวิธีจากสูตร

$$\text{MAPE} = \frac{\sum_{t=1}^n \left| \frac{y_t - \hat{y}_t}{y_t} \right|}{n} \times 100$$

$$\text{MSE} = \frac{\sum_{t=1}^n (y_t - \hat{y}_t)^2}{n}$$

$$\text{ME} = \frac{\sum_{t=1}^n (y_t - \hat{y}_t)}{n}$$

เมื่อ  $\hat{y}_t$  = ค่าพยากรณ์ ณ เวลาที่ t

$y_t$  = ข้อมูลจริง ณ เวลาที่ t

n = จำนวนข้อมูล

ขั้นที่ 3 เปรียบเทียบผลความคลาดเคลื่อนของการพยากรณ์ทั้ง 7 วิธี

ตอนที่ 7 เลือกวิธีการพยากรณ์ที่มีค่าเปอร์เซ็นต์ความคลาดเคลื่อนสมบูรณ์เฉลี่ย (MAPE) และค่าความคลาดเคลื่อนกำลังสองเฉลี่ย (MSE) น้อยที่สุดสำหรับข้อมูลแต่ละชุดเพื่อนำมาพยากรณ์ข้อมูลอนุกรมเวลาล่วงหน้า และพิจารณาวิธีการพยากรณ์จากค่าความคลาดเคลื่อนเฉลี่ย (ME) ดังนี้

ถ้า ME มีค่าสูงเป็นบวก แสดงว่า ค่าพยากรณ์ส่วนใหญ่ต่ำกว่าค่าจริง

ถ้า ME มีค่าสูงเป็นลบ แสดงว่า ค่าพยากรณ์ส่วนใหญ่มากกว่าค่าจริง

ถ้า ME มีค่าเข้าใกล้ 0 แสดงว่า ค่าพยากรณ์ใกล้เคียงกับค่าจริง