

## ภาคผนวก ก

## เทคนิคการพยากรณ์สำหรับกรณีศึกษา

ในภาคผนวกนี้จะได้กล่าวถึง ทฤษฎีหรือรายละเอียด ของเทคนิคการพยากรณ์ที่  
เลือกใช้ในการพยากรณ์ยอดขายตามนามข เช่นกรณีศึกษา ในครั้งนี้ดูรายละเอียด เทคนิคการ  
พยากรณ์โดยพิจารณา ความถูกต้องแม่นยำของวิธีการพยากรณ์ สำหรับการพยากรณ์ที่ครอบคลุม  
คลุมช่วงเวลาสั้นถึงปานกลาง ความนิยมใช้ และลักษณะข้อมูลที่มีอยู่ โดยจะแบ่งออกเป็น  
3 หัวข้อ ย่อย คือ

1. เทคนิค การทำให้เรียบ ( Smoothing technique )
2. เทคนิค การกรองแบบปรับได้ ( Adaptive filtering technique )
3. เทคนิค อนุกรมเวลา บอกซ์-เจนกินส์ ( Box-Jenkins time series )

ในแต่ละหัวข้อย่อย จะได้กล่าวถึงทฤษฎี หรือสมมติฐานเบื้องต้น ในการกา  
หนดลักษณะของแต่ละเทคนิคโดยสังเขป ตลอดจนแนวทางการพยากรณ์ ตามลำดับต่อไป

ศูนย์วิจัยทรัพยากร  
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

## เทคนิคการทำให้เรียบ Smoothing Technique

สำหรับเทคนิคการทำให้เรียบ ที่จะกล่าวต่อไป เราสามารถจะแบ่งออกได้เป็น 2 ประเภทใหญ่ ๆ คือ ประเภทแรก เรียกว่า วิธีการเฉลี่ย (averaging methods) ซึ่งหมายถึง หลักการให้ความสำคัญกับข้อมูล เท่า ๆ กัน อีกประเภทหนึ่ง เรียกว่า วิธียกกำลัง (exponential methods) ซึ่งจะให้ความสำคัญกับ ข้อมูลในอดีตเท่า ๆ กันในแต่ละตัว โดยให้ความสำคัญมาก กับค่าของข้อมูลตัวล่าสุด และลดความสำคัญลงเรื่อย ๆ กับข้อมูลใน ระยะจะมี Parameter ซึ่งมีค่าอยู่ระหว่าง 0 ถึง 1 เป็นตัวกำหนดความสำคัญของข้อมูล

### เทคนิคการเฉลี่ย (Averaging Techniques)

สำหรับข้อมูลอนุกรม เวลาชุดหนึ่ง เรามีวิธีการทำให้เรียบ (smoothing) ได้หลายวิธี ซึ่งจะกล่าวต่อไป ตามลำดับของความซับซ้อน คือ

#### 1. ค่าเฉลี่ยอย่างง่าย (Mean or Simple averages)

เป็นวิธีการที่ทำการ เฉลี่ยค่าของอนุกรม เวลาทั้งหมดใน initialization set สามารถ เขียน เป็นสัญลักษณ์ได้

$$\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^T X_i}{T} = F_T(1) \quad (n-1)$$

โดย  $\bar{X}$ ,  $F_T(1)$  คือ ค่าของการพยากรณ์ล่วงหน้าไป 1 ช่วงเวลา ณ เวลา T

$X_i$  คือ ค่าของค่าสังเกตในอดีต  $i = 1, 2, \dots, T$

T คือ จุด เวลาที่ใช้ เป็นหลักในการพยากรณ์

แล้วใช้ค่าเฉลี่ยดังกล่าวสำหรับการพยากรณ์ ช่วง เวลา ( T + 1 ) และเมื่อ เวลา ( T + 1 ) มาถึง ก็จะได้ค่าจริงของอนุกรมเวลา มาสามารถ คำนวณ ค่าความแตกต่างได้จาก

$$e_{T+1} = X_{T+1} - F_T(1) \quad (n - 2)$$

โดย  $e_{T+1}$  คือ ค่าความผิดพลาดของการพยากรณ์ ณ เวลา T+1

$X_{T+1}$  คือ ค่าของข้อมูลจริง ณ เวลา T+1

และสามารถพยากรณ์ช่วงเวลา T+2 ต่อไปได้จาก

$$F_{T+1}(1) = \bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^{T+1} X_i}{T+1} \quad (n - 3)$$

โดย  $F_{T+1}(1)$  คือ ค่าของการพยากรณ์ล่วงหน้าไป 1 ช่วงเวลา ณ เวลา T+1

และสามารถคำนวณหาความผิดพลาด ( error ) ต่อไปได้ เมื่อค่าจริง ณ เวลา T+2

คือ  $X_{T+2}$  ปรากฏ จาก

$$e_{T+2} = X_{T+2} - F_{T+1}(1) \quad (n - 4)$$

โดย  $e_{T+2}$  คือ ค่าความผิดพลาดของการพยากรณ์ ณ เวลา T+2

$X_{T+2}$  คือ ค่าของข้อมูลจริง ณ เวลา T+2

การใช้วิธีการทำให้ เรียบแบบการเฉลี่ยอย่างง่าย ( Simple averages หรือ mean ) นี้จะใช้ได้ผลดี ต่อเมื่อ

- ก) อนุกรมเวลาที่สภาวะ ไม่มีลักษณะทางแนวโน้มในทิศทางใด ทิศทางหนึ่ง  
 ข) อนุกรมเวลาที่สภาวะ ไม่มีอิทธิพลของฤดูกาล เข้ามา เกี่ยวข้อง

ซึ่งเหมาะกับข้อมูลประเภทที่ค่าค่อนข้างคงตัว ( Stationary ) หรือ อนุกรมเวลาคงกล่าว เกิดขึ้นรอบ ค่าคงที่ใดค่าหนึ่ง ซึ่งก็คือ mean นั้นเอง เนื่องจากค่า mean ได้มาจากข้อมูลในอดีตทั้งหมด ฉะนั้น ข้อมูล ในอดีตยังมีที่ กงยงทำค่า mean คงตัว ( stable ) มากขึ้น

ในทางปฏิบัติแล้วจะใช้สูตรเพื่อหาพยากรณ์ในรูปแบบของ recurrence form ซึ่งก็ได้มาจากสูตรข้างต้น สำหรับการคำนวณ ค่าค่า  $F_T(1)$  ค่าการพยากรณ์ ณ เวลา T ไปอีก 1 ช่วงเวลา

$$F_{T+1}(1) = \frac{TF_T(1) + X_{T+1}}{T+1} \quad (ก - 5)$$

## 2. การเฉลี่ยเคลื่อนที่ ( Single Moving Averages )

วิธีการนี้เป็นการปรับปรุงการพยากรณ์จากวิธี หาค่า mean ให้ดียิ่งขึ้นจึงได้มีการใช้ข้อมูลในอดีต เพียงบางตัว เท่านั้น ไม่ใช้ค่าของ ข้อมูลในอดีตทั้งหมด เนื่องจาก คาดว่า ข้อมูลของอนุกรม เวลาตัวที่อยู่ใกล้กับค่าที่จะพยากรณ์ น่าจะมีอิทธิพลมากกว่าข้อมูลตัวที่อยู่ห่างออกไป ทุกค่าของอนุกรม เวลาที่ได้รับ เข้ามาใหม่ จะมีการคำนวณ ค่าเฉลี่ย ตัวใหม่ขึ้นมา โดยทิ้งค่าของอนุกรม เวลาเดิม ที่เก่าที่สุด และเพิ่มค่าของอนุกรม เวลาตัวใหม่เข้าแทนที่ สังเกตได้ว่า จำนวนอนุกรม เวลาที่ใช้ในการหาค่า เฉลี่ยในแต่ละครั้งจะคงที่ และประกอบด้วย ค่าของอนุกรม ชุด ถัดจาก ค่าที่จะพยากรณ์ เสมอ

สมมุติว่า มีข้อมูลในอดีต ของอนุกรม เวลาอยู่ N ตัว เราสามารถหาค่าพยากรณ์ แบบ mean ได้ค่า  $F_T(1)$  จากสูตร

$$F_T(1) = \frac{\sum_{i=1}^T X_i}{N} \quad (n-6)$$

แต่เมื่อได้ข้อมูล ตัวที่ T+1 เข้ามา เราก็ยังคงจำกัด ข้อมูล ของเราที่จะใช้ในการพยากรณ์ตัวต่อไป ให้มีเพียง N ตัว โดยลบค่า ของข้อมูลตัวที่ 1 ทิ้ง และเพิ่ม ค่าของข้อมูลตัวที่ T+1 เข้าไปแทน ซึ่งจะได้ เป็นสูตร

$$F_{T+1}(1) = F_T(1) + \frac{(X_{T+1} - X_{T-N+1})}{N} \quad (n-7)$$

เมื่อ เปรียบเทียบวิธีการของการหาค่าเฉลี่ย ( Simple mean ) แล้ว วิธีการเฉลี่ยเคลื่อนที่ ( moving average ) มีลักษณะที่แตกต่างกว่า คือ

- สนใจ หรือพิจารณา เฉพาะ ข้อมูลล่าสุดที่ได้รับมา N ตัว เท่านั้น
- จำนวนของ ช่วงเวลาในการปรับให้ เรียบแต่ละครั้ง จะไม่เปลี่ยนแปลงแม้ว่า เวลาจะเคลื่อนที่ไปข้างหน้า

แต่ก็ยังคงมีข้อควรคำนึงสำหรับการใช้ คือ

- ต้องมีการเก็บข้อมูลมากกว่า เพราะ ข้อมูล ทั้ง N ตัว ล่าสุดจะต้องถูกเก็บไว้ทุกตัว ไม่สามารถ เก็บ เฉพาะค่า

- ยังคงไม่สามารถ พยากรณ์อนุกรมเวลาที่มีแนวโน้ม และฤดูกาลให้ได้ดี แม้ว่า จะทำได้ดีกว่าค่าเฉลี่ย ( mean ) แล้วก็ตาม

- ต้องมีการกำหนดค่า N หรือจำนวนช่วงเวลาหาก กำหนดให้ ค่า N มีค่ามาก ก็จะทำให้ค่าที่ได้มีความ เรียบมาก เนื่องจากจะมีการขจัดความสับสน ( randomness ) ออกไปดีกว่า แต่ถ้าใช้ ค่า N ที่มีค่าน้อยแทน ก็จะทำให้ ค่าที่ได้ติดตามข้อมูลได้ดีกว่าถ้า มีการเปลี่ยนแปลงเกิดขึ้น

อย่างไรก็ตามวิธีการทำให้ เรียบนี้ จะเน้นหนักไปในส่วนของการพยากรณ์แบบการยกกำลัง ( exponential smoothing ) เนื่องจากในเกือบจะทุกกรณี การพยากรณ์แบบการทำ

ให้เรียบแบบยกกำลัง ( exponential smoothing ) จะให้ผลการพยากรณ์ที่ดีกว่า การทำให้เรียบโดยการเฉลี่ย ( averaging smoothing ) เสมอ

### เทคนิคการทำให้เรียบแบบยกกำลัง

#### Exponential Smoothing Techniques

หลักการของ การทำให้เรียบแบบยกกำลัง ( Exponential Smoothing ) ยึด แนวทางที่ว่า ข้อมูลตัวที่ได้รับล่าสุด น่าจะมีสาระที่จะนำมาใช้ในการพยากรณ์มากกว่า สาระของข้อมูลตัวที่เก่า ๆ ดังนั้น การทำให้เรียบโดยวิธีนี้จะให้น้ำหนัก ( weight ) กับข้อมูลในอนุกรม เวลาแต่ละตัวไม่เท่ากัน โดยจะให้น้ำหนักกับ ข้อมูลตัวล่าสุด มาก และลดลงเรื่อย ๆ ในลักษณะของการยกกำลัง ( exponential ) โดยมีการกำหนด ค่าของน้ำหนัก เรียกว่า smoothing parameters ซึ่งมีตั้งแต่ 1 ตัวขึ้นไป ขึ้นอยู่กับ แต่ละเทคนิค Parameters นี้ จะไปกำหนดน้ำหนักของข้อมูลให้เองวิธีการทำให้เรียบ แบบยกกำลัง ( Exponential Smoothing ) แบ่งตามความซับซ้อนดังนี้

#### 1. การทำให้เรียบแบบยกกำลังอย่างง่าย

##### Single Exponential Smoothing หรือ SES

เป็นกรณีที่ง่ายที่สุด ของ การทำให้เรียบแบบยกกำลัง ( Exponential Smoothing ) โดยมีพื้นฐานมาจาก สมการ ( ก - 7 ) ในการคำนวณหาค่าเฉลี่ย เคลื่อนที่ ( moving average ) โดยสมมุติว่า เราทราบค่าของอนุกรมเวลา ชุดล่าสุดที่ ๗ เท่านั้น ฉะนั้นการที่จะกำจัด ค่าของข้อมูลตัวที่เก่าที่สุด คือ ณ. เวลา  $T-N+1$  นี้ อาจกระทำได้โดยตรง จึงต้องมีการประมาณค่าอนุกรมเวลา ณ. จุดดังกล่าว ถ้า อนุกรมเวลาชุดนี้ คงตัว ( stationary ) เราจะประมาณค่าอนุกรม เวลาได้จาก  $F_T(1)$  แล้วแทนที่  $X_{T-N+1}$  ในสมการ ( ก-7 ) จะได้สมการ ( ก-8 )

$$F_{T+1}^*(1) = F_T^*(1) + \frac{X_{T+1}}{N} - \frac{F_T^*(1)}{N} \quad (n-8)$$

$$\begin{aligned} F_{T+1}^*(1) &= (1/N)X_{T+1} + [1-(1/N)]F_T^*(1) \\ F_T^*(1) &= 1/N X_T + [1-(1/N)]F_{T-1}^*(1) \end{aligned} \quad (n-9)$$

ซึ่งจะเห็นได้ว่า ค่าพยากรณ์  $F_T^*(1)$  ขึ้นอยู่กับ การถ่วงน้ำหนัก ของข้อมูลตัวล่าสุด ด้วยน้ำหนัก  $1/N$  กับ การถ่วงน้ำหนัก ของค่าพยากรณ์ตัวล่าสุดด้วยน้ำหนัก  $[1-(1/N)]$  เมื่อ  $N$  เป็นจำนวนเต็มบวกฉะนั้น ค่าของ  $1/N$  จึงอยู่ระหว่าง 0 (เมื่อ  $N$  มีค่ามหาศาล) กับ 1 (เมื่อ  $N=1$ ) เราจะแทน  $1/N$  ด้วย  $\alpha$  จะได้ สมการ (n-9) เป็น

$$F_T^*(1) = \alpha X_T + (1-\alpha)F_{T-1}^*(1) \quad (n-10)$$

ถ้าเราแทนที่  $F$  ด้วยส่วนประกอบของมันจะได้

$$\begin{aligned} F_T^*(1) &= \alpha X_T + (1-\alpha)[\alpha X_{T-1} + (1-\alpha)F_{T-2}^*(1)] \\ &= \alpha X_T + \alpha(1-\alpha)X_{T-1} + (1-\alpha)^2 F_{T-2}^*(1) \end{aligned}$$

และถ้าแทนที่  $F$  ค่อยๆ เรื่อยๆ จะได้

$$\begin{aligned} F_T^*(1) &= \alpha X_T + \alpha(1-\alpha)X_{T-1} + \alpha(1-\alpha)^2 X_{T-2} + \\ &\quad \alpha(1-\alpha)^3 X_{T-3} + \dots + \alpha(1-\alpha)^{N-1} X_{T-(N-1)} + \\ &\quad (1-\alpha)^N F_{T-(N-2)}^*(1) \end{aligned} \quad (n-11)$$

หากเราให้ค่า  $\alpha = .2$  จะพบว่า น้ำหนักที่เห็นก่อนุกรมเวลา คือ

$x_T$	$x_{T-1}$	$x_{T-2}$	$x_{T-3}$	$x_{T-4}$
น้ำหนัก	.2	.16	.128	.1024
				$(.2)(.8)^4$

เมื่อนำไปเขียนกราฟจะได้รูปกราฟยกกำลัง ( exponential graph ) ที่มีค่าลดลง จะเน้นค่าน้อยแล้วจึงอยู่ที่ การหา  $\alpha$  ที่จะทำให้ mean square error ( MSE ) มีค่าน้อย ที่สุด

นอกจากนี้ เราสามารถเขียนสมการ  $(n - 10)$  ใหม่ ได้ออกมาเป็น

$$F_T(1) = F_{T-1}(1) + \alpha ( X_T - F_{T-1}(1) )$$

ซึ่งหมายถึง

$$F_T(1) = F_{T-1}(1) + \alpha ( e_T ) \quad (n - 12)$$

เมื่อ  $e_T$  คือ error ณ เวลา T อาจกล่าวได้ว่า การพยากรณ์ด้วยเทคนิค SES ( Single Exponential Smoothing ) คือ การใช้ ค่าพยากรณ์ค่าเก่ามาปรับด้วยค่าความผิดพลาด ( error ) ที่เกิดจากการพยากรณ์ นั้น ถ้าหาก เราให้ค่าของ  $\alpha$  มีค่าใกล้ 1 ค่าพยากรณ์ที่ได้ใหม่ จะมีการปรับอย่างเต็มที่ จาก error ที่เกิดขึ้นในการพยากรณ์ครั้งที่แล้ว หาก ค่าของ  $\alpha$  เข้าใกล้ 0 ค่าพยากรณ์ใหม่ จะมีการปรับเล็กน้อย

มีจุดที่ต้องพิจารณา จุดหนึ่ง คือ การเริ่มต้นของขบวนการ SES อันได้แก่การใช้ค่าพยากรณ์ ค่าแรก คือ  $F_0(1)$  เนื่องจาก

$$F_1(1) = \alpha X_1 + (1-\alpha)F_0(1)$$



ค่า  $F_0(1)$  นั้นไม่สามารถหาได้ เราจะประมาณค่าการใช้ ค่าของ  
อนุกรมเวลา ค่าแรก  $(X_1)$  เป็นค่าพยากรณ์ ค่าแรก  $F_0(1) = X_1$  จึงจะ  
สามารถใช้สมการดังกล่าวได้ หรืออาจจะใช้การหาค่าเฉลี่ย ของอนุกรมเวลา 4 - 5  
ค่าแรกมาเป็นค่าพยากรณ์ เริ่มต้นก็ได้

ปัญหาหนึ่งของการใช้เทคนิค SES ก็คือ การกำหนด ค่า  $\alpha$  เป็นการยากที่  
จะสามารถหาที่ดีที่สุด (optimal) โดยทำให้ mean square error (MSE) มีค่า  
ต่ำสุด ซึ่งกระทำโดย การทดลองไปเรื่อย จนกว่าจะพบ โดย เลือก  $\alpha$  ขึ้นมา แล้วก็  
หาค่า MSE แล้วก็เลือก  $\alpha$  ขึ้นมาใหม่ เพื่อคำนวณ MSE ใหม่ แล้วจึงนำ MSE  
ทั้งหมดมาเปรียบเทียบกัน เพื่อหา  $\alpha$  ที่ให้ MSE ที่ให้ MSE น้อยที่สุด นอกจากนี้  
จุดอ่อนของ SES ยังอยู่ที่ ช่วงเวลาของการพยากรณ์ สามารถกระทำได้ 1 ช่วงเว  
ลาล่วงหน้า

## 2 วิธีการทำให้ เรียบสองครั้งตามแบบของบราวน์

Double Exponential Smoothing : Brown's Method

สืบเนื่องมาจาก การปรับให้ เรียบหนึ่งครั้งจะปรับให้ เรียบขึ้นเดียว (Single  
smoothing) หรือปรับให้ เรียบสองครั้ง (Double smoothing) หากว่าข้อมูล  
อนุกรมเวลา ชุดนั้นมีแนวโน้มร่วมอยู่ด้วยแล้ว จะทำให้เกิดช่วงห่าง (Lag) ขึ้น มา  
จากค่าการพยากรณ์ โดยแก้ไขไม่ได้ หากเรานำเอาผลต่างระหว่าง การปรับให้ เรียบครั้ง  
แรกกับการปรับให้ เรียบครั้งที่สองมาบวกกับค่าการปรับให้ เรียบครั้งแรก และมีการปรับ  
ปรุงด้วย ก็จะทำให้สามารถหาเอาวิธีการ ของการปรับให้ เรียบมาพยากรณ์ อนุกรมเวลาที่  
มี แนวโน้มได้

วิธีการของบราวน์ (Brown's method) เป็นวิธีการหนึ่งของการทำให้ เรียบ  
(Exponential Smoothing) จะพยายามติดตามอนุกรมเวลาที่มีแนวโน้ม โดย พิจาร  
ณาสมการข้างล่าง

$$S'_T = \alpha X_T + (1-\alpha)S'_{T-1} \quad (n-13)$$

เมื่อ  $S'_T$  เป็น ค่าการปรับให้ เรียบครั้งแรก

Single exponential smoothed value

ณ เวลา T

$$S''_T = \alpha S'_T + (1-\alpha) S''_{T-1} \quad (n-14)$$

เมื่อ  $S''_T$  เป็น ค่าการปรับให้ เรียบครั้งที่สอง

double exponential Smoothed Value

ณ เวลา T

$$a_T = S'_T + (S'_T - S''_T) = 2S'_T - S''_T \quad (n-15)$$

$$b_T = \frac{\alpha}{1-\alpha} (S'_T - S''_T) \quad (n-16)$$

$$F_T(m) = a_T + b_T m \quad (n-17)$$

เมื่อ  $m$  เป็น จำนวนช่วงเวลาล่วงหน้า ที่จะทำการพยากรณ์

เช่น เกี่ยวกับการปรับให้ เรียบแบบขั้นเดียว ( Single Exponential Smoothing การที่จะใช้สมการ (n-13) , (n-14) จะพบว่า ที่  $S'_{T-1}$  และ  $S''_{T-1}$  เมื่อ  $T = 1$  นั้นไม่สามารถหาค่าได้ วิธีการที่จะแก้ปัญหานี้ได้อย่างง่าย ก็คือให้  $S'_T$  และ  $S''_T$  มีค่าเท่ากับ  $X_T$  หรือให้เท่ากับค่าเฉลี่ยของอนุกรมเวลาที่อยู่ใกล้ คียงกับจุด เริ่มต้นก็ได้ การหนดค่าเริ่มต้น นี้เป็นมันเท่ากับ วิธีการของการทำให้ เรียบแบบยกกำลัง ( exponential smoothing ) ทุกวิธีถ้า  $\alpha$  มีค่านิ่งเข้าใกล้ 0 ผลกระทบของการ เริ่มต้นขบวนการ ก็จะมีค่านิ่งมาก แล้วลดลงอย่างรวดเร็ว เมื่อเวลา

ผ่านานไป แต่ถ้า  $\alpha$  มีค่าใกล้ 0 การเริ่มขบวนการจะส่งผลกระทบต่ออย่างมีนัยสำคัญ  
แม้ว่าเวลา จะผ่านานหลายช่วงแล้วก็ตาม

### 3. วิธีทำให้ เรียบสองครั้งแบบของโฮลท์

Double Exponential Smoothing : Holts' method

สำหรับวิธีการทำให้ เรียบสองครั้งแบบของโฮลท์ ( Holt's Exponential Smoothing ) นั้นก็คล้ายคลึง กับวิธีการ ของบราวน์ ( Brown's Exponential Smoothing ) ต่างกันแต่เพียงวิธีการ ของ Holt มีการปรับให้ เรียบสำหรับทางโน้ม  
โดยเฉพาะ ซึ่งจะมีผลให้ติดตามทางโน้มได้ดีขึ้น โดยแยกการปรับให้ เรียบของทางโน้ม  
ออกมาต่างหาก และใช้ parameter คนละตัว กับสมการเดิม ฉะนั้นโดยวิธีการ  
ของ Holt จึงทำให้มีค่าคงที่ 2 ตัว คือ  $\alpha$  และ  $\beta$  ซึ่งก็มีค่าอยู่ระหว่าง 0  
และ 1 และมี 3 สมการ

$$S_T = \alpha X_T + (1-\alpha)(S_{T-1} + b_{T-1}) \quad (n - 18)$$

$$b_T = \beta (S_T - S_{T-1}) + (1-\beta)b_{T-1} \quad (n - 19)$$

$$F_T(m) = S_T + b_T m \quad (n - 20)$$

เมื่อ  $S_T$  เป็นค่าของการปรับให้ เรียบ ณ เวลา T

$b_T$  เป็นค่าการปรับให้ เรียบสำหรับทางโน้ม ณ เวลา T

$F_T$  เป็นค่าการพยากรณ์ ณ เวลา T

m เป็นจำนวนช่วง เวลาล่วงหน้าที่จะทำการพยากรณ์

สมการ (n-18) จะทำการปรับค่า  $S_T$  สำหรับทางโน้มด้วย โดยการใช้

พิจารณาค่า  $b_{T-1}$  รวมกับค่าสุดท้ายของการปรับให้เรียบ  $S_{T-1}$  ซึ่งจะหาให้ ค่า  $S_T$  ใช้เป็นฐานสำหรับ ค่าปัจจุบันได้ ส่วนสมการ (n-19) จะทำการ update ทางโน้ม เนื่องจากมีการพิจารณา ค่าของการปรับให้ เรียบสองครั้งสุดท้าย ซึ่งเป็น เรื่องที่ เหมาะสม เพราะหากว่ามีทางโน้มอนุกรม เวลาแล้ว ค่าใหม่จะต้องไม่ มากกว่าก็ น้อยกว่าค่าเดิม และเนื่องจากอาจจะ มี ผลกระทบ ซึ่งส่งคงเหลือ จึงต้องมี การปรับให้ เรียบด้วย  $\beta$  ( Beta ) สำหรับทางโน้มในช่วงท้ายสุด (  $S_T - S_{T-1}$  ) และบวกด้วย ผลคูณระหว่าง (  $1-\beta$  ) กับประมาณทางโน้มตัวก่อน ซึ่งก็คล้ายกับ การปรับให้ เรียบธรรมดา เพียงแต่สมการ (n-19) นำมาใช้กับทางโน้ม และในสม การ (n-20) ใช้สำหรับพยากรณ์ล่วงหน้า  $m$  หน่วยเวลา ใดๆ ทางโน้ม  $b_T$  จะถูกคูณด้วย จำนวนช่วงเวลาคือ  $m$  และนำมาบวกกับค่าประมาณของปัจจุบัน คือ  $S_T$

การกำหนดจุดเริ่มแรกของสมการ สำหรับวิธีการ ของ Holt นั้นจะมีอยู่ 2 ตัวคือ สำหรับการปรับให้ เรียบของ  $S_1$  และ ของทางโน้ม  $b_1$  สำหรับ  $S_1$  นั้นสามารถกำหนดค่าให้ เท่ากับ  $X_1$  ได้สำหรับทางโน้มนั้น เราสามารถประมาณได้โดย การหาผลต่างระหว่างช่วงเวลา ซึ่งอาจจะเป็น

$$b_1 = x_2 - x_1 \quad \text{หรือ}$$

$$b_1 = \frac{(x_2 - x_1) + (x_3 - x_2) + (x_4 - x_3)}{3}$$

ซึ่งพอใช้ประมาณได้สำหรับการเริ่มต้นขบวนการ

#### 4. วิธีการทำให้ เรียบสามสมการแบบวินเตอร์

Triple Exponential Smoothing : Winters' method  
( Three parameter trend and Seasonality method )

ในการปรับให้ เรียบนั้นจะใช้วิธีการของการเฉลี่ยเคลื่อนที่ ( moving

average ) หรือ ของการทำให้เรียบแบบยกกำลัง ( exponential smoothing )  
 เท่าที่ได้กล่าวมาแล้วก็ตามจะพบว่าสามารถใช้ได้ เฉพาะกับข้อมูลประเภทคงตัว  
 ( stationary ) หรือ ไม่คงตัว ( nonstationary ) ที่ไม่มีอิทธิพลของฤดูกาลเข้ามา  
 เกี่ยวข้องเท่านั้น หากอนุกรม เวลาที่มีอิทธิพลของฤดูกาลเข้ามาเกี่ยวข้องแล้ว การพยากรณ์  
 ด้วย วิธีต่าง ๆ ดังกล่าวมาแล้วข้างต้นมักจะให้ผลการพยากรณ์ ที่ไม่น่าพอใจ

วิธีการปรับให้เรียบ โดยใช้เทคนิค ของ Winter เป็นการปรับปรุงเพื่อให้  
 สามารถพยากรณ์อนุกรม เวลาที่มีอิทธิพลของฤดูกาล ได้อย่างถูกต้องมากขึ้นโดยมีสมการที่  
 เกี่ยวข้อง คือ

$$S'_T = \frac{\alpha X_T + (1-\alpha)(S'_{T-1} + b'_{T-1})}{I'_{T-L}} \quad (n - 21)$$

$$b'_T = \gamma (S'_T - S'_{T-1}) + (1-\gamma)b'_{T-1} \quad (n - 22)$$

$$I'_T = \frac{\beta X_T + (1-\beta)I'_{T-L}}{S'_T} \quad (n - 23)$$

$$F'_T(m) = (S'_T + b'_T m) I'_{T-L+m} \quad (n - 24)$$

เมื่อ  $L$  คือ ช่วงของการครอบงวมฤดูกาล

$b$  คือ ส่วนประกอบทางแนวโน้ม

$I$  คือ คycles ฤดูกาล

ในสมการ (n-23) จะพบว่า การหาคycles นี้ฤดูกาล กระทำโดยใช้อัตราส่วนระ  
 หว่าง อนุกรมเวลาปัจจุบัน  $X_T$  หารด้วย ค่าที่ปรับให้เรียบแล้ว ณ เวลาเดียวกัน  
 $S'_T$  ถ้าหาก  $X_T$  มีค่ามากกว่า  $S'_T$  อัตราส่วนนี้จะมีค่ามากกว่า 1 ในขณะที่



ถ้ามีค่าเล็กกว่า  $S_T$  ค่าของอัตราส่วนจะน้อยกว่า 1 และเนื่องจาก  $S_T$  คือ ค่าที่ได้รับการปรับให้เรียบมาแล้ว ซึ่งจะขจัดอิทธิพลของฤดูกาลออกไป แล้วในควมในขณะที่กำลังอนุกรมเวลาชุดนี้ มีฤดูกาล ค่าของ  $X_T$  จะประกอบด้วยอิทธิพลฤดูกาล ฉะนั้นอัตราส่วนระหว่าง  $X_T$  และ  $S_T$  จึงใช้เป็นดัชนีฤดูกาล แต่เนื่องจาก  $X_T$  ก็อาจประกอบด้วย ค่าผิดปกติ ซึ่งสุ่ม ( randomness ) ฉะนั้นจึงควรมีการปรับให้เรียบด้วย โดยสมการ (ก-23) จะถ่วงน้ำหนักค่าดัชนีฤดูกาล ตัวใหม่ ด้วย parameter  $\phi$  และถ่วงน้ำหนักดัชนีตัวสุดท้ายที่มีอยู่ก่อนตัวใหม่ นี้ ( ดัชนีฤดูกาลตัวก่อนสำหรับช่วงเวลา นี้ คือ คำนวณเมื่อช่วงเวลา  $T-L$  เมื่อ  $L$  คือ คาบของฤดูกาล ) ด้วย  $(1-\phi)$

สำหรับสมการ (ก-22) ก็ใช้แนวความคิดเช่นเดียวกับ วิธีการของ Holt ในสมการที่ (ก-19) ในการปรับทางในมีให้เรียบ สำหรับสมการที่ (ก-21) จะแตกต่างจากสมการ (ก-18) ในวิธีการ ของ Holt ครั้งที่ ทอมแรกของสมการจะถูกหารด้วย ดัชนีฤดูกาล  $I_{T-L}$  เพื่อเป็นการขจัดอิทธิพลฤดูกาลที่มีผลกระทบ คือ  $X_T$  ออก ( deseasonalize ) เหตุที่ต้องมีการปรับกรณีนี้ก็เนื่องจาก เมื่อพิจารณา กรณีที่  $I_{T-L}$  มีค่ามากกว่า 1 ซึ่งจะเกิดได้ก็ต่อเมื่อ ค่าที่เวลา  $T-L$  มากกว่า ค่าเฉลี่ยในคาบของฤดูกาลการหาร  $X$  ด้วยตัวเลขที่ใหญ่กว่า 1 จะทำให้ได้ค่าใหม่ที่มค่าน้อยกว่า คิม เป็นสัดส่วนกับ อิทธิพลฤดูกาลที่ช่วงเวลา  $T-L$  ที่สูงกว่าค่าเฉลี่ยนั้น และในทางตรงกันข้าม สำหรับกรณีที่ ดัชนีฤดูกาลมีค่าน้อยกว่า 1

ขั้นตอนหนึ่งสำหรับวิธีการของ Winter คือการกำหนดค่า  $\alpha$ ,  $\phi$  และ  $\gamma$  ซึ่งจะทำให้ MSE ( mean squared error ) หรือ MAPE ( mean absolute percentage error ) มีค่าต่ำสุด ซึ่งโดยทั่วไปต้องใช้วิธีกำหนดค่า ของแต่ละค่ามา เพื่อ ดู MSE หรือ MAPE เปรียบเทียบกัน

## การกรองแบบปรับได้.

( Adaptive Filtering Technique )

การพยากรณ์แบบการกรองแบบปรับได้ เป็นการพยากรณ์ ซึ่งปริมาณวิธีหนึ่ง ซึ่งมีแนวความคิดที่ว่าเหตุการณ์ในอดีต ของสิ่งที่จะพยากรณ์มีสาระเพียงพอ ที่จะพยากรณ์เหตุการณ์ในอนาคตของมันเองได้ โดยมีแนวความคิดว่า การพยากรณ์กระทำโดยใช้ค่าผลรวมของการถ่วงน้ำหนักค่าสังเกตในอดีต โดยสามารถเขียนได้ในรูปของ

$$F_T(1) = \sum_{i=1}^N W_i X_{T-i+1}$$

หรือ

$$F_T(1) = W_1 X_T + W_2 X_{T-1} + W_3 X_{T-2} + \dots + W_N X_{T-N+1} \quad (ก-25)$$

เมื่อ

$T$  คือ คาบเวลาที่เท่ากับ  $1, 2, 3, \dots$

$F_T(1)$  คือ ค่าพยากรณ์สำหรับคาบที่  $T+1$  เมื่อ  $T=N, N+1, \dots$

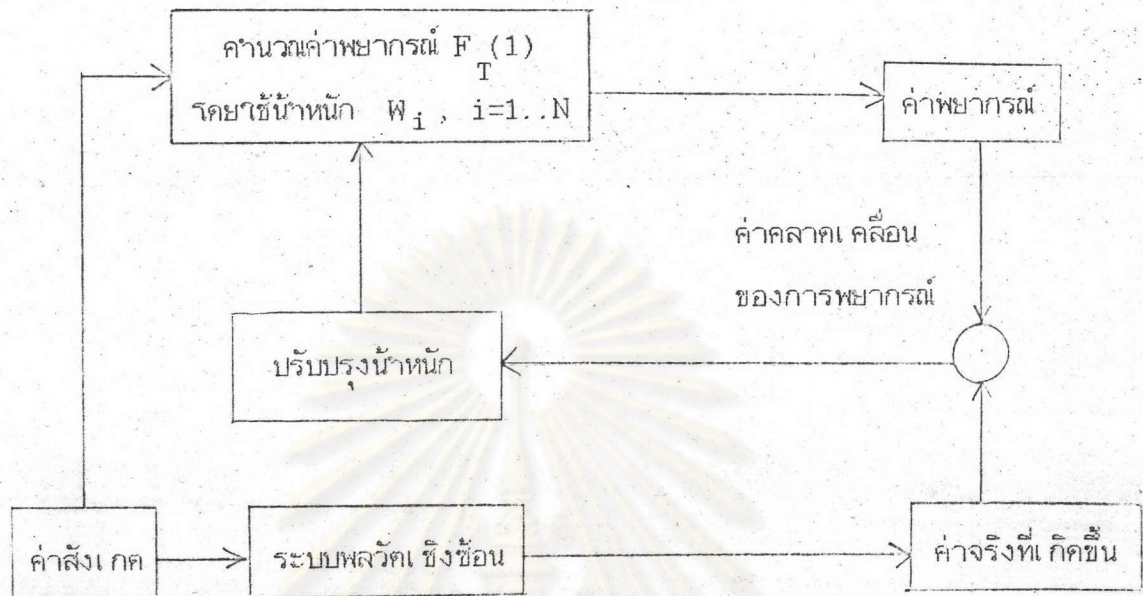
$W_i$  คือ ค่าถ่วงน้ำหนักที่สมนัยกับค่าที่ เกิดขึ้นจริงที่คาบเวลา

$T-i+1$  เมื่อ  $i = 1, 2, \dots, N$

$X_T$  คือ ค่าที่ เกิดขึ้นจริงที่คาบเวลา  $T$

$N$  คือ จำนวนตัวถ่วงน้ำหนัก

สำหรับวิธีการปรับให้ เรียบ ที่ได้กล่าวมาแล้วไม่ว่าจะโดยวิธีใด ก็จะประกอบด้วย กฎเกณฑ์ในการกำหนดค่าของน้ำหนัก ที่จะใช้ถ่วง โดยพยากรณ์แบบ เฉลี่ย เคลื่อนที่ เราใช้ค่าถ่วงน้ำหนักทุกตัว เป็นค่าคงที่ เท่ากันโดยให้เท่ากับ  $1/N$  สำหรับ เทคนิคการทำให้ เรียบแบบยกกำลัง ( exponential ) ก็จะหาค่าคงที่หรือตัวอื่นอีก ที่ เหมาะสม ( ระหว่าง 0 ถึง 1 ) เพื่อกำหนดค่าถ่วงน้ำหนักอีกทีหนึ่ง แต่สำหรับวิธีการกรองแบบปรับได้ จะมีการกำหนด ชุด ของน้ำหนัก เช่นเดียวกัน แต่จะมีการค้นหาชุดของน้ำหนักที่ดีที่สุด เพื่อที่จะได้ เข้าใจแนวความคิดนี้ พิจารณารูปที่ ก.1



รูปที่ ก-1

แสดงแนวความคิดของการพยากรณ์แบบการกรองแบบปรับได้

บรรทัดสุดท้ายในรูป ก-1 แสดงให้เห็น เหตุการณ์ในโลกของความเป็นจริงซึ่งมีผลสืบเนื่องมาจาก ระบบพลวัตซ้ำซ้อน ( Complex Dynamic System ) ใดก็ตามที่ เกิดค่าจริงขึ้นกับสิ่งที่ เราสนใจอยู่ ซึ่งจะมีการบันทึกค่าต่าง ๆ เหล่านี้ไว้จากค่าจริงที่เกิดขึ้นในช่วงเวลาที่ผ่านมา เพื่อจะนำ เอาข้อมูลดังกล่าวมาใช้ในการคำนวณหาค่าพยากรณ์  $F_T(1)$  สิ่งที่อยู่ หนือจากบรรทัดล่างขึ้นไป เป็นขบวนการสำหรับการคำนวณหาค่าพยากรณ์ โดยจะมีการกำหนด ชุดของน้ำหนักที่จะใช้ถ่วง ( set of weights ) และใช้ชุดของน้ำหนักนี้ ทำการคำนวณหาค่าพยากรณ์ (  $W_1, W_2, \dots, W_N$  ) โดย

$$F_T(1) = W_1 X_T + W_2 X_{T-1} + \dots + W_N X_{T-N+1}$$



และจะคำนวณค่าความผิดพลาด (error)  $e_{T+1}$  และใช้ค่าความผิดพลาดนี้ไปปรับ  
 ชุคของน้ำหนัก เพื่อลดค่าความผิดพลาดนั้นลง โดยเราสามารถลดค่าความผิดพลาดลง  
 ได้ จนถึงระดับต่ำกว่าเดิม เป็นขบวนการที่มีการปรับค่า parameter ของขบวนการ  
 เองโดย

( 1 ) ถ้าหาก  $\sum_{i=N+1}^T e_i^2$  มีค่าน้อย เราก็จะใช้ชุกของน้ำหนัก  $w_1 \dots$   
 $w_N$  มาหาการพยากรณ์  $F_T(1)$  โดยใช้สมการ ( ก - 25 ) ซึ่งปกติ  
 $\sum_{i=N+1}^T e_i^2$  ที่ค่าในรอบแรกนี้มักจะยังคงสูงอยู่ และจะลดลงเรื่อย ๆ ในรอบต่อ ๆ  
 ไป

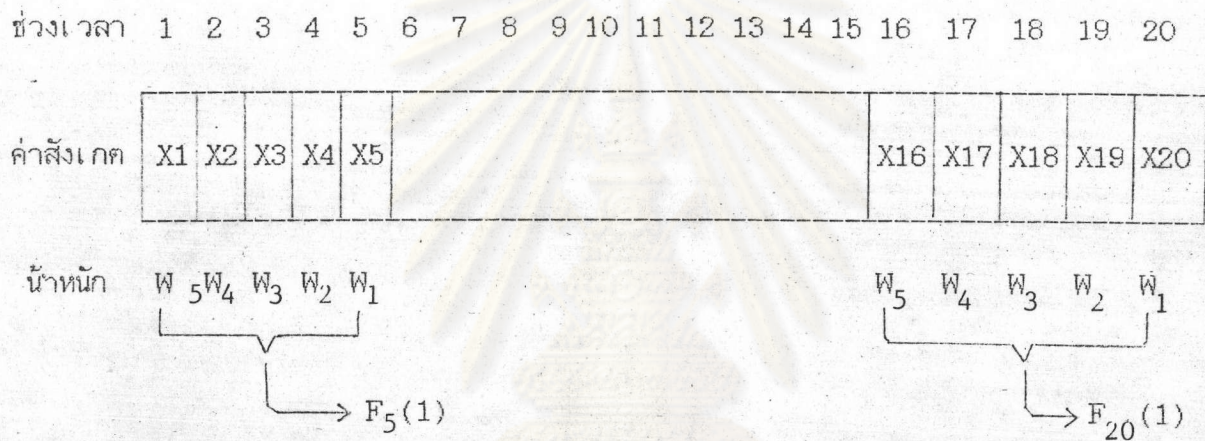
( 2 ) หาก  $\sum_{i=N+1}^T e_i^2$  มีค่ามาก เราจะนำชุกของน้ำหนัก  $w_1, w_2,$   
 $\dots, w_N$  ชุกสุดท้ายมาเป็นค่าถ่วงน้ำหนัก เริ่มหา  $F_N(1)$  ใหม่ แล้วหาค่า  $e_{T+1}$   
 เพื่อปรับปรุง ชุกของค่าถ่วงน้ำหนัก ทำต่อไปจนกระทั่งได้  $w_1, w_2, \dots,$   
 $w_N$  ที่ใช้หาค่าพยากรณ์  $F_T(1)$  ค่อยจากนั้นก็วนกลับไปตามข้อ ( 1 )  
 ทำซ้ำหลาย ๆ รอบ จนกระทั่ง  $\sum_{i=N+1}^T e_i^2$  ลดลงจนอัตราที่น้อยมากแสดงว่า  
 $w_1, w_2, \dots, w_N$  สู่เข้าหาค่า  $w_1, w_2, \dots, w_N$  ชุกที่เป็น  
 ชุกดีที่สุด ( Optimal ) แล้ว

( 3 ) เมื่อได้ค่าถ่วงน้ำหนักชุกดีที่สุด  $w_1, w_2, \dots, w_N$  แล้วก็  
 นำมาพยากรณ์  $F_T(1)$  ตามสมการ ( ก-25 ) โดยหาค่า  $X_1, X_2, \dots,$   
 $X_{T-N}$  ไม่ต้องบันทึกไว้อีก

( 4 ) เมื่อทราบค่าที่ เกิดขึ้นจริง  $x_{T+1}$  ก็จะปรับค่า  $w_1, w_2,$   
 $\dots, w_N$  ใหม่ และหาค่า  $x_{T-N+1}$  ที่ และหาค่าพยากรณ์สำหรับคาบเวลาที่ T+2  
 จาก

$$F_{T+1}(1) = w_1 x_{T+1} + w_2 x_T + \dots + w_N x_{T-N+2}$$

เพื่อให้ได้ ค่าในแนวความคิดของการปรับชุดค่าถ่วงน้ำหนัก ขอให้พิจารณา  
รูป ก-2 ซึ่งเป็นตัวอย่าง โดยกำหนดให้ชุดของน้ำหนัก มี 5 ตัว โดยมีข้อมูล  
อนุกรมเวลาในอดีต 20 ข้อมูล ในขั้นแรกจะมีการพยากรณ์สำหรับช่วงเวลาที่ 6  $F_0(6)$   
โดยถ่วง น้ำหนักอนุกรมเวลา 5 ค่าแรก



รูป ก-2

แสดงแนวความคิดของการปรับชุดค่าถ่วงน้ำหนัก

$$( F_0(6) = F_5(1) = W_1 X_5 + W_2 X_4 + W_3 X_3 + W_4 X_2 + W_5 X_1 )$$

จากนั้นจะคำนวณค่าความผิดพลาด สำหรับช่วงเวลาที่ 6  $x_6 - F_5(1)$   
จากค่าที่ได้จริงกับค่าที่เกิดจากการพยากรณ์ และมีการปรับชุดของน้ำหนัก เพื่อนำมาใช้  
พยากรณ์ในช่วงเวลาที่ 7 และก็เหมือนกับการกับการปรับน้ำหนัก เรียบแบบ ฉลี่ย เคลื่อนที่ที่จะ  
มีการตั้งค่าของอนุกรมเวลาเก่า และใช้ค่าอนุกรมเวลาใหม่แทน จนกระทั่งเหลือ

ค่าของอนุกรมเวลา 5 ตัวสุดท้าย ซึ่งจะใช้ในการ คำนวณค่าพยากรณ์สำหรับช่วงเวลา  
21 และต่อไปก็จะรอนกระทั่งค่าจริงของช่วงเวลา 21 เกิดขึ้นจึงจะนำค่าผิดพลาดที่เกิด  
ขึ้น เพื่อไปปรับปรุงชุดของน้ำหนักสำหรับการคำนวณหาค่าพยากรณ์ต่อไป.

หากเราใช้  $W_1, W_2, \dots, W_5$  ชุดสุดท้ายนี้เป็นชุด เริ่มต้นของรอบที่  
2 เพื่อพยากรณ์  $F_0(6)$  ก็จะได้  $W_1, W_2, \dots, W_5$  ชุดใหม่ในการพยากรณ์  
ช่วงเวลาที่ 21 ในรอบที่ 2 ถ้าเขาทำซ้ำ ๆ กันไปจนถึงรอบที่ K จะเป็นค่าที่หา  
พยากรณ์ได้ขึ้นเรื่อย ๆ และค่าของ  $W_1, W_2, \dots, W_5$  จะลู่เข้า ( ให้ค่า  
พยากรณ์ได้ขึ้นเรื่อย ๆ เฉพาะค่าของ  $W_1, W_2, \dots, W_5$  จะลู่เข้า ( Converge )  
เข้าหาค่า  $W_1^*, W_2^*, W_3^*, W_4^*, W_5^*$  ซึ่งเป็นชุดที่ดีที่สุด  
โดยจะให้ผลรวมของกำลังสองของค่าความผิดพลาดมีค่าต่ำสุด. ( minimum sum square  
of error )

การปรับค่าของตัวถ่วงน้ำหนักตามวิธีการของการพยากรณ์แบบการกรองแบบปรับ  
ได้ อาศัยแนวความคิดของ สาขาวิศวกรรมไฟฟ้า กล่าวคือ

$$W'_i = W_i + 2ke_{T+1}X_{T-i+1} \quad (n-26)$$

เมื่อ

$$i = 1, 2, \dots, N$$

$$T = N+1, N+2, \dots, n$$

$$W'_i = \text{ค่าถ่วงน้ำหนักตัวที่ } i \text{ ซึ่งได้ปรับค่าแล้ว}$$

$$W_i = \text{ค่าถ่วงน้ำหนักตัวที่ } i \text{ ก่อนการปรับค่า}$$

$$k = \text{ค่าคงที่ ซึ่งมีชื่อเรียกว่า learning constant}$$

$$e_{T+1} = \text{ค่าความผิดพลาดของค่าพยากรณ์สำหรับคาบเวลาที่ } T+1$$

$$X_{T-i+1} = \text{ค่าที่เกิดขึ้นจริงที่คาบเวลา } T - i + 1$$

ในสมการ ( n-26 ) จะเห็นว่าการปรับชุดของน้ำหนักจะได้มาจาก

ชุดของน้ำหนักชุดเก่า บวกด้วย ทอมซึ่งปรับปรุงจากค่าความผิดพลาดที่เกิดขึ้น ขบวนการปรับปรุงสำหรับน้ำหนัก แต่ละตัวขึ้นอยู่กับค่าความผิดพลาดในการพยากรณ์นั้น, ค่าของอนุกรมเวลาจริง และค่าของค่าการเรียนรู้คงที่ ( learning constant  $k$  ) ซึ่งค่า  $k$  จะเป็นตัวที่กำหนดว่าจะมีการปรับค่าของน้ำหนัก ให้เปลี่ยนแปลงไปอย่างรวดเร็วเพียงใด

จะสังเกตเห็นได้ว่า สิ่งสำคัญสำหรับการใช้วิธีการกรองแบบปรับได้ในการพยากรณ์ ก็คือ ความสามารถในการปรับน้ำหนักที่ใช้ถ่วง เพื่อที่จะติดตามลักษณะของข้อมูลที่มีมากมายหลายแบบ เพื่อจะทำกา minimize ค่าความแตกต่างที่เกิดขึ้น และนอกเหนือไปจากนี้ คือ การใช้ข้อมูลซึ่งสำหรับวิธีการนี้แล้ว ข้อมูลที่มีจำนวนน้อยก็ยังสามารถนำไปใช้ได้

ปัญหาที่เกิดขึ้นในทางปฏิบัติอย่างหนึ่ง ก็คือ ค่าของ parameter  $k$  ซึ่งเป็นตัวกำหนดความรวดเร็วในการปรับค่าสำหรับน้ำหนักถ่วง ค่า  $k$  นั้นสามารถกำหนดค่าได้หลายค่า และให้ผลลัพธ์ในการคำนวณต่างกัน ถ้าให้  $k$  มีค่ามากเกินไป จะทำให้การปรับค่า  $W_i$  ไม่ลู่เข้า ( diverge ) ทำให้ไม่ได้ค่า  $W_i$  ที่เหมาะสม แต่ถ้าให้ค่า  $k$  น้อยเกินไป จำนวนรอบที่ใช้จนกว่าจะได้ค่า  $W_i$  ชุดที่ต้องการก็จะมาก

จากผลการศึกษาของ Makridakis และ Wheelwright พบว่าอัตราการเรียนรู้ จะสูงขึ้น ถ้าปรับปรุง สมการ ( n-26 ) ซึ่งใช้ในการปรับค่าถ่วงน้ำหนักใหม่ดังนี้

$$W'_i = W_i + 2ke^*_{T+1} X^*_{T-i+1} \quad (n-27)$$

เมื่อ  $e^*_{T+1}$  และ  $X^*_{T-i+1}$  เป็นค่าที่ปรับใหม่ของ  $e$  และ  $x$  ความสำคัญ คือ

$$e^*_{T+1} = \frac{e_{T+1}}{\sqrt{\sum_{i=1}^N X^2_{T-i+1}}}$$

$$x_{T-i+1}' = \frac{x_{T-i+1}'}{\sqrt{\sum_{i=1}^N x_{T-i+1}'^2}}$$

และในกรณีนี้ค่าของ  $k$  ที่เหมาะสมจะมีค่าประมาณ  $1/N$  โดยค่าของ  $N$  ตามปกติจะใช้เพียง 2 หรือ 3 นอกจากนี้ลักษณะของข้อมูลจะมีอิทธิพลของฤดูกาล เข้ามา เกี่ยวข้องด้วย ในกรณีนี้ ก็อาจใช้ค่า  $N$  ตามคาบของฤดูกาลได้

จุดเด่นของการพยากรณ์แบบการกรองแบบปรับได้ คือ

1. กระบวนการเข้าใจง่าย
2. เมื่อได้ค่าตัวถ่วงน้ำหนักชุดสุดท้าย ( ซึ่งเป็นค่าถ่วงน้ำหนักอนุกรมหรือใกล้ อนุกรม ) แล้ว เราจะใช้ค่าถ่วงน้ำหนักชุดนี้ หาค่า พยากรณ์  $F_T(1)$  เมื่อถึงคาบ เวลา  $T+1$  และเราต้องการหาค่าพยากรณ์สำหรับคาบเวลา  $T+2$  ( $F_{T+1}(1)$ ) ก็ สามารถทำได้โดยใช้ค่า  $x_{T+1}$  มาหาค่า  $e_{T+1}$  แล้วใช้สมการทั้งหมดที่กล่าว มา ข้างต้นมาปรับ ค่าถ่วงน้ำหนักใหม่ แล้วใช้ค่าที่ปรับใหม่ ไปคำนวณหา ค่าพยากรณ์  $F_{T+1}(1)$  ต่อไป
3. ผู้ทำการพยากรณ์ สามารถใช้ประสบการณ์ในการกำหนดจำนวนตัวถ่วง น้ำหนักค่าเริ่มต้นของตัวถ่วงน้ำหนัก และค่า learning constant  $k$  ได้ ทำให้สามารถลดจำนวนรอบการคำนวณลงได้
4. โดยทั่วไปการพยากรณ์แบบกรองแบบปรับได้ จะใช้ได้กับการพยากรณ์ในระยะ บานกลางด้วย

## เทคนิค BOX-JENKINS ( BOX-JENKINS Technique )

เทคนิคที่ได้กล่าวแล้วข้างต้นทั้งหมด มักจะมีข้อสมมุติเบื้องต้นบางประการเกี่ยวกับลักษณะของข้อมูล ( basic underlying pattern ) ซึ่งจะพิจารณาได้จากข้อมูลในอดีตที่มีอยู่ - ใจคยมีค่ารบกวน ซึ่งสุ่ม ( randomness ) รวมอยู่ด้วย ฉะนั้นการกำหนดรูปแบบของลักษณะข้อมูลจึง เป็นสิ่งที่จำเป็น เพื่อจะทำการเลือก เทคนิคต่าง ๆ ที่มีอยู่ให้เหมาะสมกับลักษณะของข้อมูล เพื่อเป็นฐานในการพยากรณ์ แต่สำหรับ สถานะการณ์ในโลกแห่งความเป็นจริงแล้วจะพบว่า รูปแบบหรือลักษณะของข้อมูลมักจะมีหลายลักษณะผสมปนเปกันไป เทคนิคต่าง ๆ ที่จะใช้พยากรณ์ข้อมูลที่ซับซ้อนดังกล่าวได้ จึงต้องมีความสามารถ และสลับซับซ้อนยิ่งขึ้น เพื่อสามารถพยากรณ์ให้ได้อย่างถูกต้องยิ่งขึ้น

เทคนิคการพยากรณ์แบบ BOX-JENKINS เป็นเทคนิคการพยากรณ์แบบที่เหมาะสมแบบหนึ่งสำหรับการพยากรณ์ อนุกรมเวลาที่มีความสลับซับซ้อน และมีความหลากหลายในรูปลักษณะ ซึ่งถือเป็นจุดเด่นของเทคนิคนี้ แต่เนื่องจากความสามารถในการพิจารณาอนุกรมเวลาที่สามารถสลับซับซ้อนได้ จึงทำให้ เทคนิคนี้สลับซับซ้อน และยากแก่การเข้าใจความไปด้วย นอกเหนือไปจากนี้ ต้นทุนของการพยากรณ์ด้วยเทคนิคของ BOX-JENKINS จะสูงกว่าหากเทียบับวิธีการพยากรณ์ที่ได้กล่าวมาข้างต้นทั้งหมด แต่ก็มี ความถูกต้องมากกว่ามาทดแทน

การพยากรณ์แบบ BOX-JENKINS จะมี เทคนิคที่แตกต่างจากการพยากรณ์แบบอื่น กล่าวคือ ในขณะที่การพยากรณ์ที่ได้กล่าวมาแล้ว จะถูกจำกัดหรือถูกกำหนดด้วยรูปลักษณะของข้อมูล เช่น การพยากรณ์แบบ Exponential Smoothing จะมีพื้นฐานอยู่ตรงจุดที่ข้อมูลนั้นจะต้องมีลักษณะคงที่ ( Horizontal Pattern ) การพยากรณ์ด้วยการวิเคราะห์การถดถอย ผู้ที่จะทำการพยากรณ์จะต้องระบุถึง ลักษณะของความสัมพันธ์ที่เป็นอยู่ แต่ในวิธีการ ของ BOX-JENKINS นี้ไม่มีความจำเป็นที่จะต้องกำหนดรูปลักษณะของข้อมูลในขั้นต้นเลย เมื่อทำการเริ่มค้นหขบวนการ เทคนิคนี้จะให้ข้อมูลอย่างชัดเจน เพื่อทำการเลือกลักษณะที่คาดว่าข้อมูลควรจะมี มีการให้ข้อมูลเป็นแนวทางในการระบุรูปลักษณะ ใจคยมี

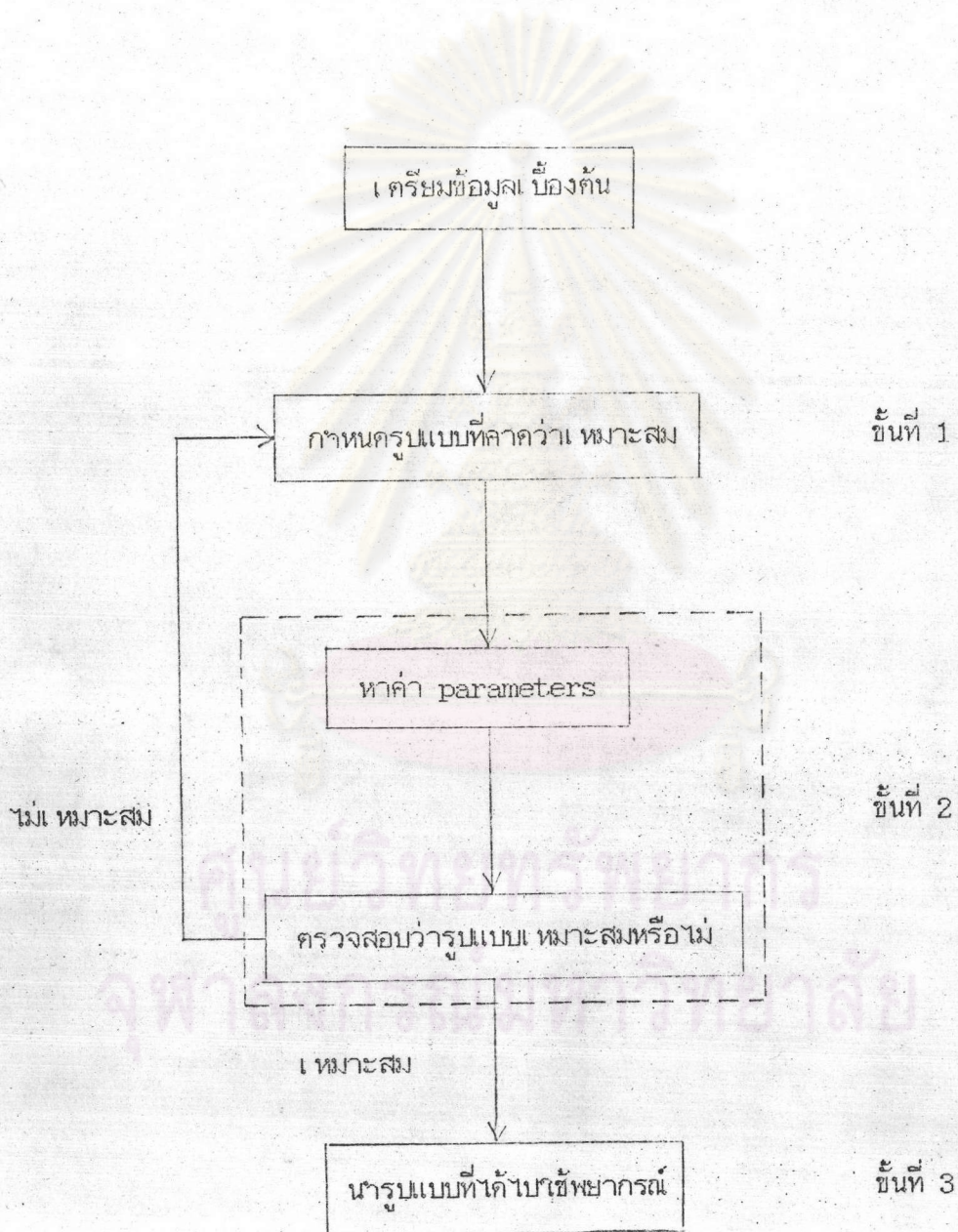
จุดมุ่งหมาย อยู่ที่เลือกรูปลักษณะ ที่จะทำให้ลดค่าความแตกต่างลง ให้น้อยที่สุดนอกเหนือไปจากนี้ เทคนิคนี้ยังให้ ข้อมูลทางด้านสถิติด้วย ซึ่งกลายเป็นวิธีการเชิงสถิติ ที่สามารถบอกขอบเขตความเชื่อมั่นได้

เพื่อที่จะอธิบายขั้นตอนการของเทคนิคนี้ได้ง่ายขึ้น ขอให้พิจารณารูป ก-3 George Box และ Gwilyn Jenkins ได้พัฒนา เทคนิคนี้ขึ้นมา โดยแบ่งขั้นตอนการดำเนินงานออกเป็น 3 ขั้นตอน โดยเริ่มต้นจากขั้นตอนการเริ่มต้นโดยทั่วไป เพื่อหาข้อมูลจากอนุกรมเวลา จากนั้นก็มาสู่ขั้นตอนที่ 1 โดยกำหนดหรือระบุ รูปแบบ (model) ที่คาดว่าจะเหมาะสม ในขั้นตอนที่ 2 จะทำการพิจารณา รูปแบบที่ได้เลือกในขั้นที่ 1 โดยพิจารณากับข้อมูลจริง ว่ามีความเหมาะสมหรือไม่ ถ้าเห็นว่ารูปแบบที่เลือกไม่เหมาะสม ก็กลับไปขั้นตอนที่ 1 อีก และเลือกรูปแบบอื่นที่เป็นไปได้ เข้ามาแทน จนได้รูปแบบที่เหมาะสมสำหรับขั้นตอนสุดท้าย คือ ขั้นตอนที่ 3 จะมีการนำเอารูปแบบไปใช้ เพื่อการพยากรณ์ในอนาคตต่อไป

การที่จะเข้าใจ และสามารถใช้ เทคนิคของ BOX-JENKINS ได้สิ่งหนึ่งที่จะต้องเข้าใจก่อนคือ เรื่อง สหสัมพันธ์ในตัวเอง (Autocorrelation) ซึ่งจะมี ความสำคัญมากในการระบุหรือกำหนด รูปลักษณะ ซึ่งใช้อธิบายข้อมูลที่สนใจอยู่ได้แนวความคิดในเรื่อง สหสัมพันธ์ในตัวเองนี้ ก็คล้ายคลึงกับ เรื่อง สหสัมพันธ์ (Correlation) ซึ่งหมายถึงความสัมพันธ์ระหว่างตัวแปร 2 ตัว โดย สหสัมพันธ์จะเป็น เครื่องชี้หรืออธิบายว่าหาก ตัวแปรตัวหนึ่งเปลี่ยนแปลงไป จะทำให้ตัวแปรอีกตัวหนึ่งถูกกระทบอย่างไรบ้าง องศาของสหสัมพันธ์ ถูกวัดด้วย สัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์ (Correlation Coefficient) ซึ่งมีค่าอยู่ระหว่าง +1 และ -1 หากค่าของ สัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์ ใกล้ +1 มีความหมายว่า ตัวแปรทั้ง 2 ตัวมีความสัมพันธ์กันมาก ซึ่งบวก คือ หากค่าของตัวแปรตัวใดตัวหนึ่งเพิ่มขึ้น ตัวแปรอีกตัวหนึ่งก็จะมีแนวโน้มที่จะมีค่า เพิ่มขึ้นด้วย และในทางตรงกันข้าม หากค่า สัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์มีค่า เข้าใกล้ -1 ซึ่งแสดงถึงความสัมพันธ์ในทางลบ คือ การเพิ่มขึ้นของตัวแปรตัวใดตัวหนึ่ง จะมีความสัมพันธ์กับ การลดลงของตัวหนึ่ง ถ้าสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์มีค่า 0 ก็แสดงว่าตัวแปรอีกตัว มีความเป็นอิสระกันทางเชิงสถิติ (Statistically Independent) กล่าวคือ ไม่ว่าตัวแปรตัวใดตัวหนึ่งจะเปลี่ยนแปลงไปอย่างไร จะไม่มี

รูปที่ ก-3

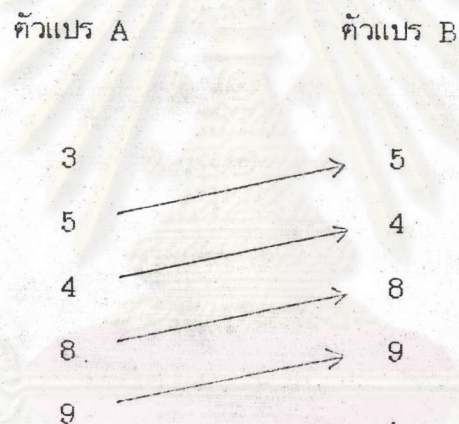
แสดงขั้นตอนการพยากรณ์ด้วยเทคนิค Box-Jenkins





การเปลี่ยนแปลงอย่างใด เกิดขึ้นกับตัวแปรอีกตัวหนึ่ง

สำหรับสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์ ในตัวเอง ( Autocorrelation Coefficient ) ก็มีความหมายคล้ายกับ สัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์ จะแตกต่างกันอยู่เพียงใช้อธิบายถึงความสัมพันธ์ ของค่าของตัวแปร เพียงตัวเดียวแต่ต่างช่วงเวลา เพื่ออำนวยความสะดวกการเข้าใจพิจารณา รูป ก-4 โดยเรามีค่าของตัวแปร A ณ ช่วงเวลาต่างจากกันอยู่ เราจะสร้างตัวแปร B ที่มี เวลาเริ่มต้นต่างไปจากตัวแปร A เช่น ละทิ้งค่าแรกของตัวแปร A และให้ค่าที่ 2 ของตัวแปร A เป็นค่าเริ่มต้น ของตัวแปร B



รูป ก-4

แสดงค่าของตัวแปร เดียวกันแต่ต่างช่วงเวลา

จะเห็นได้ว่า เราสามารถมองตัวแปร A และ B แยกออกจากกันได้แม้ว่าจะมาจากชุดของข้อมูลชุด เดียวกัน โดยวิธีการเดียวกัน เราสามารถสร้างตัวแปรใหม่ได้ดังรูป ก-5 ซึ่งจะเห็นได้ว่า ตัวแปร Y1 ก็คือตัวแปร Y

รูปที่ ก-5

แสดงการสร้างตัวแปรที่ต่างช่วงเวลา

เวลา	Y	Y1 สร้างจากระยะ 1 ช่วงเวลา	Y2 สร้างจากระยะ 2 ช่วงเวลา	Y3 สร้างจากระยะ 3 ช่วงเวลา
1	3	-2	5	-6
2	-2	5	-6	-6
3	5	-6	-6	2
4	-6	-6	2	1
5	-6	2	1	-3
6	2	1	-3	4
7	1	-3	4	2
8	-3	4	2	
9	4	2		
10	2			

ศูนย์ทรัพยากร  
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

ยกเว้น เฉพาะตัวแปร  $Y_1$  เริ่มต้นด้วยค่าที่สองของตัวแปร  $Y$  ( $-2$ ) เช่นเดียวกับตัวแปร  $Y_2$  จะเริ่มต้นด้วย ค่าที่สามของตัวแปร  $Y$  ( $5$ ) ด้วยวิธีการเช่นนี้ เราสามารถสร้าง  $Y_3$  ด้วยค่าเริ่มต้นที่เป็นค่าที่สี่ของตัวแปร  $Y$  และตัวแปร  $Y$  อื่นๆ เรื่อยไป หากตัวแปร  $Y$  ประกอบด้วยค่าจำนวนจำกัด (Finite) และ  $Y_1$  เริ่มต้นด้วยค่าที่ 2 ของตัวแปร  $Y$  ดังนั้น ค่าสุดท้ายของ  $Y_1$  จะไม่มี สำหรับตัวแปร  $Y_2$  จะพบว่า 2 ค่าสุดท้าย ก็จะหายไป และเป็นเช่นนี้สำหรับตัวแปรอื่นๆ ทางอนันต์เดียวกันทุกตัว เราสามารถพิจารณา ตัวแปร  $Y$  และตัวแปร  $Y_1$  เป็นตัวแปร 2 ตัว และสามารถคำนวณหาสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์ได้ , ตัวแปร  $Y$  และตัวแปร  $Y_2$  ก็สามารถพิจารณา เป็นตัวแปร 2 ตัวได้ , ตัวแปร  $Y$  และตัวแปร  $Y_3$  ก็ถือเป็นตัวแปร 2 ตัวได้ และ เช่นเดียวกับกับตัวแปรอื่น สำหรับแต่ละชุดของตัวแปรที่นำไปหาค่าสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์ เช่น  $Y$  และ  $Y_1$  เราสามารถพิจารณาได้เป็น สัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์ ของ  $Y$  และ ค่าที่ตามมาของตัวมันเอง 1 ช่วงเวลา (Time Lag) เช่นเดียวกับ สัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์ระหว่าง  $Y$  และ  $Y_2$  จะบอกถึงความสัมพันธ์ของค่า  $Y$  ที่ตามมันมา 2 ช่วงเวลา และเนื่องจาก  $Y_1, Y_2, Y_3, \dots$  ถูกสร้างขึ้นมาจาก ตัวแปร  $Y$  เราจึงเรียกความสัมพันธ์นี้ว่า Autocorrelation ฉะนั้น Autocorrelation คือ การวัด ความสัมพันธ์ ของค่าที่ตามมาจากตัวแปรตัวเดียวกันเอง

Autocorrelations มีความสำคัญมากในการช่วยสำหรับ กำหนดลักษณะของข้อมูลที่ เราสนใจอยู่ หากข้อมูลที่ เราสนใจอยู่ประกอบด้วย ค่าที่มาจากการสุ่มอย่างสมบูรณ์ (completely random) Autocorrelation สำหรับช่วงเวลาที่ยาวมาก จะมีค่า เข้าใกล้ หรือ เท่ากับ 0 แต่ถ้าข้อมูลประกอบด้วยอิทธิพลของฤดูกาล หรือ อิทธิพลของวัฏจักร จะพบว่า สหสัมพันธ์ในตัวเองที่ช่วงเวลายาว เช่น lag 12 จะมีค่าสูงมาก จึงเห็นได้ชัดว่าก่อนที่จะเราจะใช้ เทคนิคของ BOX-JENKINS เราจำเป็นต้องมีความจำเป็นที่จะต้องรู้อะไร เกี่ยวกับลักษณะของข้อมูล ลาย เนื่องจากการหาสหสัมพันธ์ในตัวเอง ไม่มีความจำเป็นต้องใช้ข้อมูลในค่านั้น สัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์จะช่วยให้ เรากำหนดรูปแบบลักษณะของข้อมูลที่คาดว่าจะถูกต้อง ได้ เป็นอย่างดี

เทคนิคของ BOX-JENKINS จะพิจารณาความสัมพันธ์ในตัวเองและมีการสร้างรูปแบบ ( model ) ขึ้นมา โดยเรียกชื่อเฉพาะว่า ARMA ( Autoregressive - Moving Average ) สำหรับชุดของข้อมูล ซึ่งในที่นี้จะขอหลีกเลี่ยงการพิสูจน์และการอ้างคณิตศาสตร์ชั้นสูง ในการแสดงที่มาของรูปแบบ ARMA แต่จะอธิบายเฉพาะเท่าที่จำเป็น เพื่อนำเอาวิธีการดังกล่าวมาใช้เท่านั้น โดยรูปแบบ ARMA ดังกล่าวจะแบ่งได้ออกเป็น 3 แบบ คือ

### 1. Autoregressive Model ( AR )

ซึ่งสามารถเขียนได้อยู่ในรูป

$$Y_T = \phi_1 Y_{T-1} + \phi_2 Y_{T-2} + \phi_3 Y_{T-3} + \dots + \phi_p Y_{T-p} + e_T \quad (ก-28)$$

เมื่อ  $Y_T$  คือตัวแปรตาม ( Dependent Variable )

$Y_{T-1}, Y_{T-2}, Y_{T-3}, \dots, Y_{T-p}$  คือตัวแปรอิสระ

( Independent Variable ) ตัวแปรอิสระทั้งหมด  $Y_{T-1}, Y_{T-2}, \dots$

$Y_{T-p}$  เป็นค่าของตัวแปรตัวเดียวกัน แต่ในช่วงเวลาที่ต่างกัน (  $T-1, T-2, T-3, \dots, T-p$  ) และเทอมสุดท้าย  $e_T$  คือ Error Term ซึ่งแทนค่ารบกวนสุ่ม ที่ไม่อาจอธิบายหรือพยากรณ์ได้โดย model

รูปแบบจำลองนี้ เรียกว่าแบบ Autoregressive เนื่องจากมีลักษณะคล้ายสมการถดถอย ( Regression Equation )

$$Y = a + b_1 x_1 + b_2 x_2 + b_3 x_3 + \dots + b_p x_p + e$$

โดยที่  $X_1 = Y_{T-1}, X_2 = Y_{T-2}, X_3 = Y_{T-3}, \dots, X_p = Y_{T-p}$

และตัวแปรอิสระคือ ค่าที่ห่างกัน เป็นช่วงเวลา ( Time Lags ) 1,2,3,...,p  
 ช่วงาน Autoregressive model แต่เนื่องจากข้อมูลที่ศึกษาอยู่ไม่ได้มีรูปแบบเป็น  
 Autoregressive model ทั้งหมด ดังนั้นจึงต้องพิจารณารูปแบบอื่นด้วย

## 2. Moving Average Model ( MA )

สามารถเขียนได้ในรูป

$$Y_T = e_T - \theta_1 e_{T-1} - \theta_2 e_{T-2} - \dots - \theta_q e_{T-q} \quad ( n-29 )$$

เช่นเดียวกับรูปแบบ Autoregressive  $e_T$  คือ error term  
 และ  $e_{T-1}, e_{T-2}, e_{T-3}, \dots, e_{T-q}$  คือ ค่ารบกวนสำหรับช่วงเวลาก่อน  
 สมการ ( n-29 ) คล้ายกับ สมการ ( n-28 ) แต่มีความหมายว่า ตัวแปรไม่มีอิสระ  
 $Y_T$  ขึ้นอยู่กับค่ารบกวน ที่ได้เกิดขึ้นในอดีต (  $e_T, e_{T-1}, \dots, e_{T-q}$  )  
 มากกว่าขึ้นอยู่กับของตัวมันเอง เช่น รูปแบบ Autoregressive

## 3. รูปแบบผสมของ 2 แบบแรก ( ARMA )

สามารถเขียนได้อยู่ในรูป

$$Y_T = \phi_1 Y_{T-1} + \phi_2 Y_{T-2} + \dots + \phi_p Y_{T-p} + e_T - \theta_1 e_{T-1} - \theta_2 e_{T-2} - \dots - \theta_q e_{T-q} \quad ( n-30 )$$

ซึ่งสังเกตได้ชัดชัดเจนว่า เป็นการรวมกันของสมการ ( n-28 ) และ  
 ( n-29 ) อย่างธรรมดา แสดงให้เห็นถึงค่าในอนาคต ขึ้นอยู่กับทั้งค่าจริงของข้อมูลในอดีต  
 และค่าแตกต่างระหว่างค่าพยากรณ์กับค่าจริงในอดีต ( errors ) รวมกัน

การระบุรูปแบบที่คาดว่าเหมาะสม

โดยทางทฤษฎีแล้วจะเห็นได้ว่า สมการ (5-30) สามารถสวมทุกรูปแบบของข้อมูลได้ โดยค่า  $p$  (0,1,2,...) และ  $q$  (0,1,2,...) จะต้องระบุก่อนที่จะนำไปใช้ เช่น กรณี ถ้า  $p = 1$  และ  $q = 0$  รูปแบบก็จะกลายเป็น

$$Y_T = \phi_1 Y_{T-1} + e_T$$

ซึ่งก็คือ ลำดับแรกของรูปแบบ AR (First order AR) และสามารถเขียนได้เป็น AR (1) หรือ ARMA (1,0) ถ้าหาก  $p = 2$  และ  $q = 0$  รูปแบบก็จะเป็น AR (2) หรือ ARMA (2,0) เขียนได้เป็นรูป

$$Y_T = \phi_1 Y_{T-1} + \phi_2 Y_{T-2} + e_T$$

แต่ถ้า  $p = 0$  และ  $q = 1$  รูปแบบนี้ก็กลายเป็น ลำดับแรกของรูปแบบ MA (First Order MA) และเขียนได้เป็น MA (1) หรือ ARMA (0,1)

$$Y_T = e_T - \theta_1 e_{T-1}$$

เมื่อ  $p = 0$  And  $q = 2$  รูปแบบก็คือ MA (2) หรือ ARMA (0,2) ซึ่งเห็นได้ในรูป

$$Y_T = e_T - \theta_1 e_{T-1} - \theta_2 e_{T-2}$$

และถ้าหากว่า  $e, p$  และ  $q$  ไม่เท่ากับ 0 ซึ่งจะกลายเป็นกรณีผสมของรูปแบบ Autoregressive และ Moving Average เช่น เมื่อ  $p = 1, q = 1$  รูปแบบคือ ARMA (1,1) และเขียนได้เป็นรูป

$$Y_T = \phi_1 Y_{T-1} + e_T - \theta_1 e_{T-1}$$

อาจกล่าวได้ว่า ค่า  $p$  และ  $q$  สามารถเป็นไปได้หลายค่า แต่โดยทั่วไปแล้ว เป็นเรื่องที่ยากมากสำหรับ ค่า  $p$  และ  $q$  ที่มีค่าเกิน 2 ขึ้นไป ปัญหาอันหนึ่งในขั้นนี้ก็คือ มีวิธีการอย่างไรในการกำหนดค่า  $p$  และ  $q$  เพื่อเป็นค่าที่เหมาะสมสำหรับสร้างรูปแบบ เพื่อสวมกับรูปแบบจริง โดยไม่ต้องลองผิดลองถูกกับทุกค่า  $p$  และ  $q$  ที่เป็นไปได้ ซึ่งเป็นการสิ้นเปลืองเวลาและค่าใช้จ่ายเป็นอย่างมาก วิธีที่เหมาะสมคือ พิจารณา สัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์ในตัวเอง ( Autocorrelation Coefficients ) ร่วมกับ สหสัมพันธ์ในตัวเองบางส่วน ( Partial Autocorrelations ) สำหรับการระบุรูปแบบ ( model ) สามารถแบ่งออกได้เป็น 3 ชั้น คือ

### 1. Differencing

สำหรับทฤษฎีที่อยู่เบื้องหลัง รูปแบบ ARMA ก็อยู่บนฐานของข้อมูลที่คงที่ ( Stationary ) ซึ่งจะไม่ขอล่าวในที่นี้ ฉะนั้นก่อนที่จะทำการกำหนดค่า  $p$  และ  $q$  ในสมการ ( 8-30 ) ข้อมูลที่สนใจอยู่จะต้องถูกทำให้คงที่ก่อน หมายถึง ถ้าอนุกรมของข้อมูล ประกอบด้วยทางโน้ม ก็จะต้องมีการขจัดทางโน้มดังกล่าวออก โดยพิจารณาเอาค่าของข้อมูลมาหาค่าความแตกต่าง ( Differencing ) ระหว่างข้อมูลที่ติดกัน ตารางที่ 8.1 แสดงถึงวิธีการ Differencing สำหรับข้อมูลที่มี ทางโน้ม ซึ่งเส้น ( line or trend ) ราบเป็นข้อมูลที่คงที่ ( horizontal or detrend ) โดยจะไม่ มีผลกับลักษณะอย่างอื่นของข้อมูล

หากข้อมูลที่ เราสนใจมีอิทธิพลฤดูกาล เข้ามาเกี่ยวข้อง การ Differencing สามารถกระทำได้โดยการ long differencing เช่น กรณี จากเดือนมกราคม ของปีหนึ่งกับ มกราคมของปีถัดไป ก็จะสามารถทำให้ข้อมูลให้ Stationary ได้ ซึ่งในตาราง 8.1 เราเรียกว่า short differencing หรือการหาค่าความแตกต่างของข้อมูลที่มี ความห่างช่วงสั้น

ตารางที่ ก.1  
แสดงการหาผลต่างของข้อมูลที่มีทางขึ้น

ข้อมูล	ผลต่างครั้งแรก	อนุกรมใหม่
2	$4 - 2 = 2$	2
4	$6 - 4 = 2$	2
6	$8 - 6 = 2$	2
8	$10 - 8 = 2$	2
10	$12 - 10 = 2$	2
12		

## 2. กำหนด p และ q ( Identifying p And q )

เมื่อข้อมูล Stationary แล้วค่า p และ q สามารถกำหนดได้ โดยพิจารณา Autocorrelations และ Partial Autocorrelations ในรูปที่ ก-7 แสดงรูปแบบ ( model ) ที่เหมาะสมสำหรับหลายๆ ลักษณะของ Autocorrelations และ Partial Autocorrelations

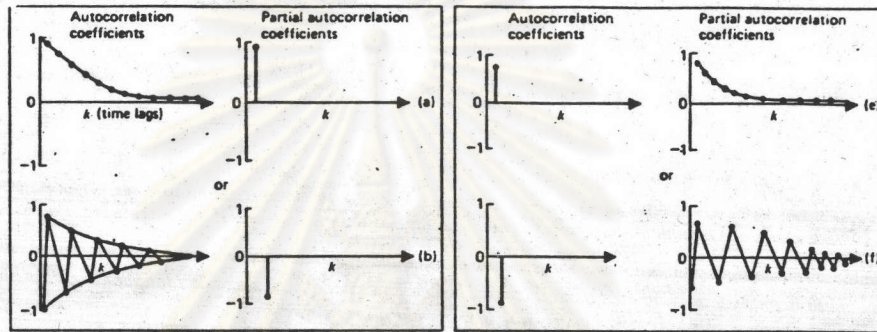
หลักการทั่วไปของการพิจารณาเพื่อกำหนดรูปแบบ ( model ) คือ ถ้าหากค่า สหสัมพันธ์ในตัวเอง ลดลงอย่างรวดเร็วแบบ exponential จนเป็น 0 จะมีความหมายว่าเป็นลักษณะแบบ AR ซึ่งลำดับของมัน จะถูกกำหนดโดยจำนวนของค่า สหสัมพันธ์ในตัวเองบางส่วน ที่มีความแตกต่างอย่างมีนัยสำคัญจาก 0 แต่ถ้าหาก สหสัมพันธ์ในตัวเองบางส่วน ลดลงอย่างรวดเร็วแบบ Exponential จนเป็น 0 รูปแบบที่ควรเป็นคือ



รูป ก-7

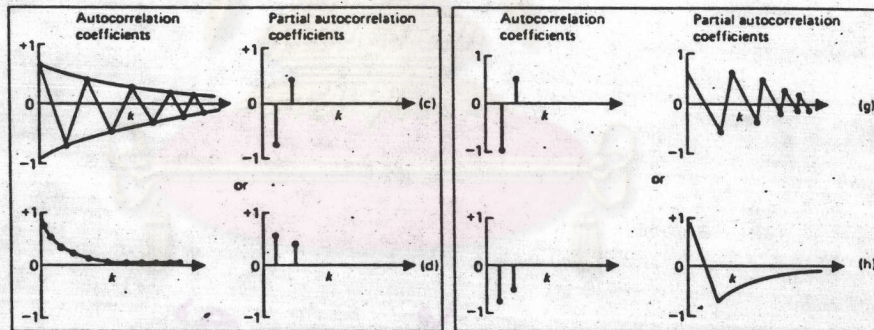
แสดงลักษณะของรูปแบบเมื่อ

พิจารณา Autocorrelation และ Partial Autocorrelation



AR (1) Model

MA (1) Model

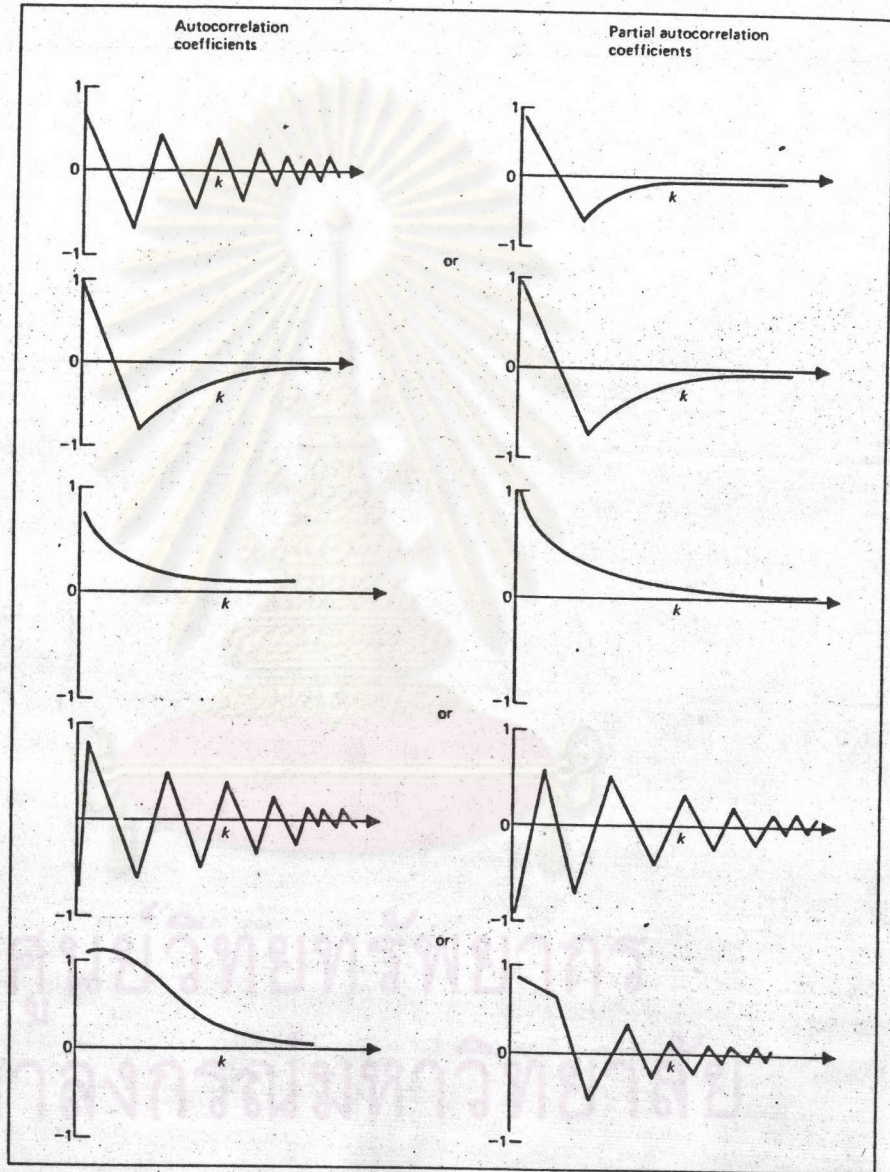


AR (2) Model

MA (2) Model

ศูนย์วิจัยการแพทย์การ  
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

រូប ៧-៧  
(ផ្ទៃ)



MA ใดๆมีลำดับกำหนดค่าได้จาก จำนวนของค่าสหสัมพันธ์ในตัวเอง ที่มีความแตกต่างอย่างมีนัยสำคัญจาก 0 และถ้าหากทั้ง ค่าสหสัมพันธ์ในตัวเอง และค่าสหสัมพันธ์ในตัวเองบางส่วน ลดลงอย่าง exponential จนเป็น 0 ทั้งคู่ รูปแบบที่เหมาะสมคือ ARMA แบบใดแบบหนึ่ง

### 3. กำหนดฤดูกาล ( Seasonal Parameters for Seasonal Data )

หากข้อมูลมีอิทธิพลของฤดูกาล เข้ามา เกี่ยวข้องด้วย สมการ ( ก-37 ) จะไม่เพียงพอ ในการกำหนดรูปแบบ ในการนี้จำเป็นต้องปรับปรุง ใดๆเพิ่มเติมเกี่ยวกับฤดูกาลขึ้นมา ( Seasonal Parameters ) ซึ่งรูปแบบฤดูกาลอาจจะเป็นได้ทั้ง AR , MA หรือ ARMA ซึ่งรูปแบบ Seasonal AR สามารถเขียนได้เป็น

$$Y_T = \phi_{12} Y_{T-12} + e_T \quad ( ก-31 )$$

รูปแบบ seasonal MA สามารถเขียนได้เป็น

$$Y_T = e_T - \theta_{12} e_{T-12} \quad ( ก-32 )$$

และรูปแบบผสม สามารถเขียนได้เป็น

$$Y_T = \phi_{12} Y_{T-12} + e_T - \theta_{12} e_{T-12} \quad ( ก-33 )$$

สำหรับสมการ ( ก-31 ) ถึง ( ก-33 ) แสดงรูปแบบฤดูกาลลักษณะเดียวกันเท่านั้น ใดๆในสมการความเป็นจริงข้อมูลใดๆทั่วไปมักจะมีการผสมหลายลักษณะรวมกันอยู่ในข้อมูลเดียวกัน ดังนั้นจึงอาจจะต้องการรูปแบบสมการ ( ก-28 ) ถึง ( ก-20 ) ร่วมกับ ( ก-31 ) ถึง ( ก-33 ) จึงจะได้เป็นรูปแบบที่เหมาะสมจริง เช่น การรวมสมการ ( ก-31 ) กับ ( ก-32 ) จะได้เป็น

$$Y_T = \phi_1 Y_{T-1} + e_T - \theta_{12} e_{T-12}$$

ซึ่งจะเห็นว่ารูปแบบยุ่งยากขึ้น และยากแก่การเข้าใจ และหากจะหาค่า  $p$  และ  $q$  มักใช้แทนด้วย  $P$  และ  $Q$  ของข้อมูลฤดูกาล ก็ทำได้โดยพิจารณา สหสัมพันธ์ในตัวเอง และสหสัมพันธ์ในตัวเองบางส่วน แต่อาจจะไม่สามารถ กำหนดค่า  $P$  และ  $Q$  ได้ อย่างถูกต้อง โดยปกติก็มักมีค่า 0 หรือ 1 ค่าอื่นมักไม่ค่อยปรากฏมากนัก

### การประมาณค่า Parameter และการตรวจสอบ

เมื่อเราได้เลือกรูปแบบ ที่คิดว่าเหมาะสมสำหรับ ข้อมูลแล้วโดยพิจารณา ค่าสหสัมพันธ์ในตัวเอง และค่าสหสัมพันธ์ในตัวเองบางส่วน แล้ว จะพบว่างานต่อมาคือ การประมาณค่า Parameter ในรูปแบบที่เรา เลือกมา ยกตัวอย่าง เช่น หากรูปแบบของข้อมูลที่เลือก คือ  $p = 1$  ,  $q = 0$  ,  $p = 0$  และ  $Q = 1$  ซึ่งเขียนได้เป็น

$$Y_T = \phi_1 Y_{T-1} + e_T - \theta_{12} e_{T-12}$$

จะเห็นว่าค่า  $\phi_1$  และ  $\theta_{12}$  สามารถเป็นค่าใดๆ ได้หลายค่า เช่น  $\phi_1 = .5$  และ  $\theta_{12} = -.3$  หรือ  $\phi_1 = .2$  และ  $\theta_{12} = .4$  หรือ  $\phi_1 = -.7$  และ  $\theta_{12} = -.4$  สำหรับแต่ละคู่ของ  $\phi_1$  และ  $\theta_{12}$  เราสามารถจะหาค่า  $e_T$  ได้ และจะหาค่า MSE สำหรับคู่ของ  $\phi_1$  และ  $\theta_{12}$  ที่ต่ำสุด เพื่อนำมาใช้ในการตรวจสอบรูปแบบ

เมื่อเลือกค่า Parameter ของสมการได้แล้ว ซึ่งโดยปกติแล้วจะทำการคำนวณด้วย เครื่องคอมพิวเตอร์ในการหาค่า Parameter ชุดที่ให้ MSE ต่ำสุด ก็จะต้องมาคิดว่า รูปแบบที่ได้มานั้น เหมาะสมหรือไม่โดยพิจารณาค่า error ของการพยากรณ์  $e_T$  ว่าจะมีลักษณะ ชิงสุ่มหรือไม่ ( random ) ซึ่งถ้าหาก error มีลักษณะ ชิงสุ่ม แสดงว่ารูปแบบที่เลือกมา เหมาะสม จึงกำจัดรูปแบบในข้อมูลออกไปหมด เหลืออยู่แต่ error ที่มีลักษณะ ชิงสุ่ม ในการนี้ เราสามารถพิจารณาได้จาก สหสัมพันธ์ในตัวเองของค่ารบกวน

( Autocorrelations of the errors ) ซึ่งจะบอกถึงความสัมพันธ์ของ ของ errors ระหว่างช่วงเวลาที่แตกต่างกัน ซึ่งถ้าหากมีลักษณะเชิงสุ่ม ก็จะต้องไม่มี สหสัมพันธ์ ซึ่งมีค่ามากกว่า 0 อย่างมีนัยสำคัญ ดังนั้นการพิจารณาว่ารูปแบบเหมาะสมหรือไม่ก็ดูได้จากขั้นนี้ หากพบว่าไม่เหมาะสมก็จะกลับไปเลือกรูปแบบใหม่ในขั้นตอนที่ได้กล่าวมาแล้ว

### การพยากรณ์

เมื่อได้มีการกำหนดรูปแบบที่เหมาะสม ( Identify model ) และหาค่า Parameters ตลอดจนนำไปตรวจสอบค่า errors ว่าได้ลักษณะเชิงสุ่มแล้วการพยากรณ์ก็จะทำได้โดยง่าย โดยการแทนค่า ช่วงเวลาลงในรูปแบบ ก็จะได้ค่าพยากรณ์ตามต้องการ และสำหรับวิธีการของ BOX-JENKINS นี้ยังสามารถระบุขอบเขตความเชื่อมั่นทางสถิติ สำหรับค่าของการพยากรณ์ได้ด้วยซึ่งเป็นสิ่งที่มีประโยชน์อย่างมากสำหรับนำไปใช้ช่วยในการพยากรณ์ได้ดียิ่งขึ้น

ศูนย์วิจัยทรัพยากร  
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

## ภาคผนวก ข

## สถิติที่ใช้ทดสอบสมมุติฐาน

เมื่อนำเอา เทคนิคต่าง ๆ มาใช้พยากรณ์ล่วงหน้า 12 ช่วงเวลาแล้ว ก็ให้นำเอาค่าที่ได้จากการพยากรณ์มา เปรียบเทียบกับข้อมูลชุดทดสอบ ( Test set ) ว่าเกิดความคลาดเคลื่อนหรือความผิดพลาด ( error, residual ) มากน้อยเพียงใดโดย

$$\begin{aligned} \text{ค่าความคลาดเคลื่อน} \quad e_T &= X_T - F_T \\ \text{ร้อยละของค่าคลาดเคลื่อน} &= \frac{e_T \times 100}{X_T} \end{aligned}$$

เมื่อได้ค่าร้อยละของค่าคลาดเคลื่อนทั้ง 12 ช่วงเวลาแล้ว ก็นำมาหาค่าเฉลี่ยโดยไม่คิดเครื่องหมาย เพื่อที่ว่า โดยเฉลี่ยแล้วมีความคลาดเคลื่อนของการพยากรณ์ร้อยละเท่าไรและมีค่าของความคลาดเคลื่อนมาตรฐานเท่าไร

โดยในการวิจัยครั้งนี้ เราจะมองค่าการพยากรณ์ทั้ง 12 ค่า ของแต่ละเทคนิค เป็นเสมือนการสุ่มตัวอย่างจำนวน 12 ตัวอย่าง ขึ้นมาจากรประชากร ดังนั้นค่าเฉลี่ยของค่าร้อยละของค่าคลาดเคลื่อน จึงเป็นเหมือนค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ( sample means ) ของแต่ละเทคนิค  $\bar{X}_e$

รูปร่างการแจกแจงของการแจกแจงตัวอย่าง ( sampling distribution ) ของค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ( sample mean ) ซึ่งมาจากประชากรที่มีค่าเฉลี่ย  $\mu$  และ ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐาน  $\sigma$  จะพบว่าหาก

1. ขนาดของตัวอย่างมีค่าใหญ่ ( มากกว่า 30 ) แล้ว การแจกแจงของค่าเฉลี่ยจากตัวอย่าง ( sampling distribution of sample means ) จะมีการแจกแจงแบบปกติ ( normal

distribution ) ด้วยทฤษฎีของขีดจำกัดส่วนกลาง ( central limit theorem ) สันนิษฐานโดยนัยต้องพิจารณาถึงการแจกแจงของประชากรเดิมเลย

2. หากประชากรเดิมมีการแจกแจงแบบปกติแล้ว ไม่ว่าขนาดของตัวอย่างจะมีค่าน้อยเพียงใด การแจกแจงของค่าเฉลี่ยจากตัวอย่าง ( sampling distribution of sample means ) ก็จะเป็นการแจกแจงปกติตามไปด้วย ( normal distribution )<sup>1</sup>

เนื่องจากส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของประชากร เราไม่ทราบค่า ดังนั้นจึงมีการใช้  $S_{\bar{x}}$  ( standard error of mean ) โดยคำนวณจาก

$$S_{\bar{x}} = S_e / \sqrt{n}$$

เมื่อ  $S_e$  คือ ส่วนเบี่ยงเบนมาตรฐานของ  $\bar{X}_e$

$n$  คือ จำนวนตัวอย่าง

และเนื่องจากการแทน  $\sigma_{\bar{x}}$  ด้วย  $S_{\bar{x}}$  จะทำให้ค่าของ  $\frac{\bar{X}_e - \mu_e}{S_{\bar{x}}}$  กลายเป็นการกระจายแบบ T ( student T distribution ) แทนการแจกแจงแบบปกติ<sup>2</sup> ดังนั้นการทดสอบสมมติฐานสำหรับการวิจัยฉบับนี้จะใช้ค่าที่ทดสอบคือ

$$T_{test} = \frac{\bar{X}_e - \mu_e}{S_{\bar{x}}} \quad ( \text{ข-1} )$$

สมมติฐานที่ได้อ้างไว้แต่เริ่มแรก คือ เทคนิคของอนุกรมเวลาสามารถพยากรณ์ยอดขายของสินค้าแฟชั่นได้ โดยมีความคลาดเคลื่อนของการพยากรณ์ น้อยต่ำกว่าร้อยละ

1. Vincent E. Cangelosi , Phillip H. Taylor and Philip F. Rice , Basic statistics ( St. paul : West Publishing , 1979 ) p. 134 - 141

2. Ibid , p. 144 - 145

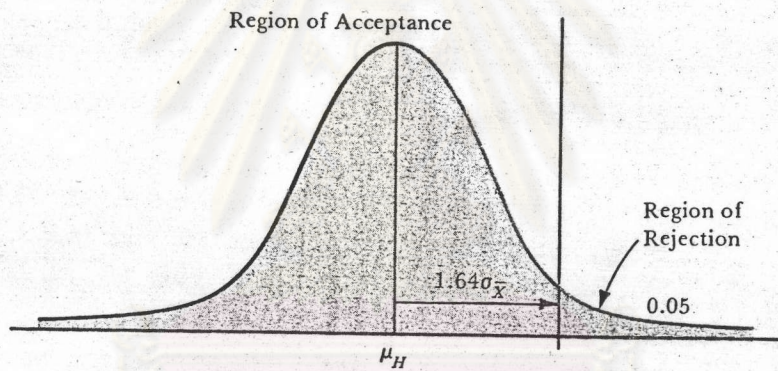
15 ดังนั้นในการทดสอบสมมติฐาน เราจึงตั้ง Null hypothesis และ Alternative hypothesis ของการวิจัย คือ

$$H_0 : \mu_e = 15$$

$$H_A : \mu_e > 15$$



เป็นการทดสอบสมมติฐานแบบทางเดียว (one-sided tests) กำหนดให้ระดับความมีนัยสำคัญ (level of significance) มีค่าเท่ากับ 0.05 ซึ่งหมายถึง เราจะสนใจความแตกต่างในด้านเดียวของสมมติฐาน คือ จะปฏิเสธสมมติฐานเฉพาะกรณีค่าเฉลี่ยของค่าร้อยละของค่าตลาดเคลื่อนมีค่ามากกว่าร้อยละ 15 แสดงได้ในรูปที่ ข-1<sup>3</sup>



รูปที่ ข-1 แสดงพื้นที่ในการทดสอบสมมติฐาน

พิจารณาค่า T ซึ่งจะใช้เป็นค่าวิกฤต (critical value) สำหรับการทดสอบสมมติฐาน โดยกำหนด Alpha = 0.05 และองศาแห่งความเป็นอิสระ (n-1) คือ 11 จะได้ ค่า t คือ 1.796<sup>4</sup> ซึ่งหมายถึง ถ้าค่า Ttest ในสมการที่ (ข-1) มีค่ามากกว่า 1.796 เราจะปฏิเสธสมมติฐานที่ตั้งไว้ แสดงว่าเทคนิคการพยากรณ์นั้น มีความคลาดเคลื่อน ของการพยากรณ์เฉลี่ยสูงกว่าร้อยละ 15

3. Ibid , p. 172 - 175

4. Ibid , Appendix J p. 500 - 501



## ภาคผนวก ค.

## แสดงรายละเอียดการพยากรณ์ด้วยเทคนิคของ Brown

ตารางที่ ค-1 จะแสดงให้เห็นถึง ค่า sum square error ที่ได้จากการพยากรณ์ช่วงเวลา 13 ถึง ช่วงเวลาที่ 60 เมื่อค่า Alpha มีค่าต่าง ๆ ตั้งแต่ 0.1 ถึง 0.9

ตารางที่ ค-2 จะแสดงให้เห็นถึง ค่า sum square error ที่ได้จากการพยากรณ์ช่วงเวลา 13 ถึง ช่วงเวลาที่ 60 สำหรับค่า Alpha ที่มีค่าอยู่ในช่วง 0.8 ถึง 0.99 โดยกำหนดค่า Alpha ให้ละเอียดขึ้น เนื่องจากในตารางที่ ค-1 พบว่าค่า sum square error จะน้อยที่สุด เมื่อค่า Alpha อยู่ระหว่าง 0.8 ถึง 1.0 เพื่อหาค่า Alpha ที่ดีที่สุด

ตารางที่ ค-3 แสดงรายละเอียดการคำนวณค่าต่าง ๆ ในสมการของ Brown ตั้งแต่ ( 5-13 ) ถึง ( 5-16 ) เพื่อใช้พยากรณ์ในสมการสุดท้ายตามสมการ ( 5-17 ) ตั้งแต่ช่วงเวลา 3 ถึงช่วงเวลา 60 สำหรับค่า Alpha เท่ากับ 0.95

ตารางที่ ค-4 แสดงรายละเอียดการคำนวณค่าความแตกต่าง และค่าความแตกต่างกำลังสอง ที่ได้จากค่าข้อมูลจริง และค่าพยากรณ์ช่วงเวลา 3 ถึงช่วงเวลา 60 สำหรับค่า Alpha เท่ากับ 0.95

ตารางที่ ค-5 แสดงการพยากรณ์ล่วงหน้าสำหรับช่วงเวลา 61 ถึง ช่วงเวลาที่ 72 หรือ พยากรณ์ยอดขายผ้าอนามัย สำหรับปี 2528 ด้วย ค่า Alpha เท่ากับ 0.95

## ตารางที่ ค-1

## แสดงการหาค่า Alpha

-----  
 VALUE OF PARAMETER ALPHA = .10  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = -.318883E+03  
 SUM SQUARE ERROR = .216215E+08

-----  
 VALUE OF PARAMETER ALPHA = .20  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = .197837E+02  
 SUM SQUARE ERROR = .176323E+08

-----  
 VALUE OF PARAMETER ALPHA = .30  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = .305433E+03  
 SUM SQUARE ERROR = .146882E+08

-----  
 VALUE OF PARAMETER ALPHA = .40  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = .522843E+03  
 SUM SQUARE ERROR = .124975E+08

-----  
 VALUE OF PARAMETER ALPHA = .50  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = .653584E+03  
 SUM SQUARE ERROR = .108338E+08

-----  
 VALUE OF PARAMETER ALPHA = .60  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = .669231E+03  
 SUM SQUARE ERROR = .951995E+07

-----  
 VALUE OF PARAMETER ALPHA = .70  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = .485883E+03  
 SUM SQUARE ERROR = .844987E+07

-----  
 VALUE OF PARAMETER ALPHA = .80  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = -.173008E+03  
 SUM SQUARE ERROR = .765007E+07

-----  
 VALUE OF PARAMETER ALPHA = .90  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = -.191873E+04  
 SUM SQUARE ERROR = .728014E+07

ตารางที่ ค-2

แสดงการหาค่า Alpha เฉพาะช่วง

---

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .80  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS =  $-.173007E+03$   
 SUM SQUARE ERROR =  $.765006E+07$

---

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .85  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS =  $-.861159E+03$   
 SUM SQUARE ERROR =  $.741041E+07$

---

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .90  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS =  $-.191872E+04$   
 SUM SQUARE ERROR =  $.728014E+07$

---

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .95  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS =  $-.356280E+04$   
 SUM SQUARE ERROR =  $.701338E+07$

---

ศูนย์วิทยบริการ  
 จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

## ตารางที่ ค-3

## แสดงการคำนวณค่าพยากรณ์

PERIOD	OBSERVED	X1	X2	MU T	BETA T	FORECAST
1	1300.00	1300.00	1300.00	1300.00	.0000	.00
2	1600.00	1315.00	1300.75	1329.25	.7500	1330.00
3	2200.00	1359.25	1303.68	1414.82	2.9250	1417.75
4	1900.00	1386.29	1307.81	1464.77	4.1306	1468.90
5	1400.00	1386.97	1311.76	1462.18	3.9584	1466.14
6	1700.00	1402.62	1316.31	1488.94	4.5430	1493.48
7	1700.00	1417.49	1321.37	1513.62	5.0593	1518.68
8	1700.00	1431.62	1326.88	1536.36	5.5126	1541.87
9	1700.00	1445.04	1332.79	1557.29	5.9079	1563.20
10	2000.00	1472.79	1339.79	1605.78	7.0000	1612.78
11	1300.00	1464.15	1346.00	1582.29	6.2180	1588.51
12	1900.00	1485.94	1353.00	1618.88	6.9967	1625.87
13	1600.00	1491.64	1359.93	1623.35	6.9320	1630.28
14	1700.00	1502.06	1367.04	1637.08	7.1063	1644.19
15	1200.00	1486.96	1373.04	1600.88	5.9959	1606.87
16	1100.00	1467.61	1377.76	1557.45	4.7287	1562.18
17	1400.00	1464.23	1382.09	1546.37	4.3232	1550.69
18	900.00	1436.02	1384.78	1487.25	2.6965	1489.95
19	800.00	1404.22	1385.76	1422.68	.9716	1423.65
20	1300.00	1399.01	1386.42	1411.59	.6625	1412.26
21	1400.00	1399.06	1387.05	1411.06	.6319	1411.69
22	1000.00	1379.10	1386.65	1371.55	-.3974	1371.16
23	1600.00	1390.15	1386.83	1393.47	.1747	1393.64
24	900.00	1365.64	1385.77	1345.51	-1.0594	1344.45
25	900.00	1342.36	1383.60	1301.12	-2.1705	1298.95
26	1500.00	1350.24	1381.93	1318.55	-1.6679	1316.88
27	1700.00	1367.73	1381.22	1354.24	-.7101	1353.53
28	800.00	1339.34	1379.13	1299.56	-2.0939	1297.46
29	600.00	1302.37	1375.29	1229.46	-3.8376	1225.62
30	1300.00	1302.26	1371.64	1232.88	-3.6516	1229.22
31	1100.00	1292.14	1367.66	1216.62	-3.9747	1212.65
32	1700.00	1312.54	1364.91	1260.17	-2.7563	1257.41
33	1600.00	1326.91	1363.01	1290.81	-1.8998	1288.91
34	1000.00	1310.56	1360.38	1260.74	-2.6221	1258.12
35	1600.00	1325.04	1358.62	1291.45	-1.7674	1289.69
36	1500.00	1333.78	1357.37	1310.19	-1.2416	1308.95
37	800.00	1307.09	1354.86	1259.33	-2.5140	1256.81
38	1500.00	1316.74	1352.95	1280.52	-1.9060	1278.62
39	1700.00	1335.90	1352.10	1319.70	-.8526	1318.85
40	1500.00	1344.11	1351.70	1336.51	-.3997	1336.11
41	1900.00	1371.90	1352.71	1391.09	1.0100	1392.10
42	1700.00	1388.31	1354.49	1422.12	1.7797	1423.90
43	1200.00	1378.89	1355.71	1402.07	1.2200	1403.29
44	1300.00	1374.95	1356.67	1393.22	.9618	1394.18
45	1400.00	1376.20	1357.65	1394.75	.9763	1395.73
46	1600.00	1387.39	1359.14	1415.64	1.4870	1417.13
47	1300.00	1383.02	1360.33	1405.71	1.1942	1406.90
48	1700.00	1398.87	1362.26	1435.48	1.9269	1437.41
49	1100.00	1383.93	1363.34	1404.51	1.0834	1405.59
50	1100.00	1369.73	1363.66	1375.80	.3194	1376.12
51	900.00	1346.24	1362.79	1329.70	-.8709	1328.83
52	1400.00	1348.93	1362.10	1335.76	-.6930	1335.07
53	1200.00	1341.48	1361.07	1321.90	-1.0306	1320.87
54	1700.00	1359.41	1360.98	1357.84	-.0828	1357.75
55	1100.00	1346.44	1360.26	1332.62	-.7272	1331.90
56	1000.00	1329.12	1358.70	1299.54	-1.5569	1297.93
57	800.00	1302.66	1355.90	1249.43	-2.8019	1246.62
58	500.00	1262.53	1351.23	1173.83	-4.6685	1169.16
59	1800.00	1289.40	1348.14	1230.67	-3.0914	1227.58
60	1700.00	1309.93	1346.23	1273.64	-1.9103	

## ตารางที่ ก-4

## แสดงการคำนวณค่าความผิดพลาด

PERIOD	OBSERVED	FORECAST	ERROR	SQUARE ERROR
1	1300.00			
2	1600.00			
3	2200.00	1330.00	.870000E+03	.756900E+06
4	1900.00	1417.75	.482250E+03	.232565E+06
5	1400.00	1468.90	-.688999E+02	.474720E+04
6	1700.00	1466.14	.233859E+03	.546902E+05
7	1700.00	1493.48	.206515E+03	.426485E+05
8	1700.00	1518.68	.181320E+03	.328771E+05
9	1700.00	1541.87	.158129E+03	.250048E+05
10	2000.00	1563.20	.436803E+03	.190797E+06
11	1300.00	1612.78	-.312785E+03	.978344E+05
12	1900.00	1588.51	.311494E+03	.970283E+05
13	1600.00	1625.87	-.258738E+02	.669452E+03
14	1700.00	1630.28	.697169E+02	.486045E+04
15	1200.00	1644.19	-.444187E+03	.197302E+06
16	1100.00	1606.87	-.506874E+03	.256922E+06
17	1400.00	1562.18	-.162183E+03	.263032E+05
18	900.00	1550.69	-.650693E+03	.423402E+06
19	800.00	1489.95	-.689947E+03	.476027E+06
20	1300.00	1423.65	-.123649E+03	.152890E+05
21	1400.00	1412.26	-.122555E+02	.150197E+03
22	1000.00	1411.69	-.411692E+03	.169491E+06
23	1600.00	1371.16	.228845E+03	.523700E+05
24	900.00	1393.64	-.493642E+03	.243683E+06
25	900.00	1344.45	-.444453E+03	.197538E+06
26	1500.00	1298.95	.201052E+03	.404218E+05
27	1700.00	1316.88	.383117E+03	.146779E+06
28	800.00	1353.53	-.553527E+03	.306392E+06
29	600.00	1297.46	-.697464E+03	.486456E+06
30	1300.00	1225.62	.743762E+02	.553182E+04
31	1100.00	1229.22	-.129224E+03	.166988E+05
32	1700.00	1212.65	.487350E+03	.237510E+06
33	1600.00	1257.41	.342590E+03	.117368E+06
34	1000.00	1288.91	-.288913E+03	.834706E+05
35	1600.00	1258.12	.341878E+03	.116881E+06
36	1500.00	1289.69	.210313E+03	.442314E+05
37	800.00	1308.95	-.508951E+03	.259031E+06
38	1500.00	1256.81	.243186E+03	.591393E+05
39	1700.00	1278.62	.421381E+03	.177562E+06
40	1500.00	1318.85	.181149E+03	.328150E+05
41	1900.00	1336.11	.563887E+03	.317969E+06
42	1700.00	1392.10	.307898E+03	.948011E+05
43	1200.00	1423.90	-.223902E+03	.501321E+05
44	1300.00	1403.29	-.103291E+03	.106691E+05
45	1400.00	1394.18	-.581775E+01	.338462E+02
46	1600.00	1395.73	.204274E+03	.417279E+05
47	1300.00	1417.13	-.117130E+03	.137194E+05
48	1700.00	1406.90	.293096E+03	.859054E+05
49	1100.00	1437.41	-.337407E+03	.113844E+06
50	1100.00	1405.59	-.305594E+03	.933875E+05
51	900.00	1376.12	-.476118E+03	.226688E+06
52	1400.00	1328.83	.711747E+02	.506584E+04
53	1200.00	1335.07	-.135072E+03	.182444E+05
54	1700.00	1320.87	.379128E+03	.143738E+06
55	1100.00	1357.75	-.257754E+03	.664371E+05
56	1000.00	1331.90	-.331896E+03	.110155E+06
57	800.00	1297.98	-.497979E+03	.247983E+06
58	500.00	1246.62	-.746624E+03	.557447E+06
59	1800.00	1169.16	.630840E+03	.397959E+06
60	1700.00	1227.58	.472425E+03	.223185E+06

ตารางที่ ค-5.

แสดงค่าพยากรณ์ล่วงหน้า 12 ช่วงเวลา

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .95  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = -.356280E+04  
 SUM SQUARE ERROR = .701339E+07

FORECAST FOR THE NEXT 12 PERIOD

PERIOD	FORECAST
61	1271.73
62	1269.82
63	1267.91
64	1266.00
65	1264.09
66	1262.17
67	1260.26
68	1258.35
69	1256.44
70	1254.53
71	1252.62
72	1250.71

สำหรับการทดสอบสมมติฐานมีรายละเอียดดังนี้ คือ

$$H_0 : \mu_e = 15$$

$$H_A : \mu_e > 15$$

ค่า  $\bar{X}_e$  และ  $S_e$  ของการพยากรณ์ด้วยเทคนิคของ Brown คือ 32.68 และ 4.33 ตามลำดับ รายละเอียดของการคำนวณอยู่ในตารางที่ 6.5 น้ ค่า  $\bar{X}_e$  และ  $S_e$  แทนค่าในสมการ ( ข-1 )

$$T_{test} = \frac{\bar{X}_e - \mu_e}{s_e / \sqrt{n}}$$

$$T_{test} = \frac{32.68 - 15}{4.33 / \sqrt{12}}$$

$$= \frac{17.68}{1.25}$$

$$= 14.14$$

ค่า  $T_{test}$  ที่ได้มี ค่า 14.14 ซึ่งมากกว่า ค่า 1.796 ที่ตั้งไว้ ดังนั้น จึงต้องปฏิเสธสมมติฐานที่ได้ตั้งไว้ ว่า เทคนิคของ Brown สามารถพยากรณ์ยอดขายของสินค้าผ้าอนามัย ได้ด้วยความคลาดเคลื่อน ของการพยากรณ์ เฉลี่ยต่ำกว่าร้อยละ 15

ศูนย์วิทยพัพยากร  
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

## ภาคผนวก ง.

## แสดงรายละเอียดการพยากรณ์ด้วยเทคนิคของ Holt

ตารางที่ ง-1 แสดงให้เห็นถึงค่า sum square error ที่ได้จากการพยากรณ์ช่วงเวลา 13 ถึง ช่วงเวลาที่ 60 โดยกำหนดให้ค่า Alpha และ Beta มีค่าต่าง ๆ กัน เพื่อทางเลือก ( combination ) ที่จะให้ค่า sum square error ต่ำสุด โดยกำหนดช่วงให้สำหรับค่า parameter ทั้งสอง คือ

Alpha มีค่า ตั้งแต่ 0.1 ถึง 0.5

Beta มีค่า ตั้งแต่ 0.4 ถึง 0.8

จะพบว่า ค่า sum square error มีค่าต่ำสุด เมื่อ Alpha = 0.3 และ Beta = 0.5

ตารางที่ ง-2 แสดงรายละเอียดการคำนวณค่าในสมการที่ ( 5-18 ) และ ( 5-19 ) เพื่อใช้พยากรณ์ในสัปดาห์สุดท้าย ตามสมการ ( 5-20 ) โดยกำหนดให้ค่า parameter ทั้งสองคือ Alpha และ Beta มีค่า 0.3 และ 0.5 ตามลำดับ

ตารางที่ ง-3 แสดงรายละเอียด การคำนวณ ค่าความแตกต่างและค่าความแตกต่างกำลังสองที่ได้จากค่าของข้อมูลจริง และค่าพยากรณ์ช่วงเวลาที่ 2 และ ช่วงเวลา 60 สำหรับค่า Alpha = 0.3 และค่า Beta = 0.5

ตารางที่ ง-4 แสดงค่าการพยากรณ์ล่วงหน้าสำหรับช่วงเวลาที่ 61 ถึง ช่วงเวลาที่ 72 หรือพยากรณ์ยอดขายผ้าอนามัยสำหรับปี 2528 ด้วยค่า Alpha = 0.3 และ Beta = 0.5



## ตารางที่ ง-1

## แสดงการหาค่า Alpha และ Beta

VALUE OF PARAMETER	ALPHA =	.10	BETA =	.40
ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60				
SUM ERRORS	=	.187044E+03		
SUM SQUARE ERROR	=	.148685E+07		
VALUE OF PARAMETER	ALPHA =	.10	BETA =	.50
ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60				
SUM ERRORS	=	.222660E+03		
SUM SQUARE ERROR	=	.896967E+06		
VALUE OF PARAMETER	ALPHA =	.10	BETA =	.60
ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60				
SUM ERRORS	=	.269358E+03		
SUM SQUARE ERROR	=	.484777E+06		
VALUE OF PARAMETER	ALPHA =	.10	BETA =	.70
ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60				
SUM ERRORS	=	.304256E+03		
SUM SQUARE ERROR	=	.219459E+06		
VALUE OF PARAMETER	ALPHA =	.10	BETA =	.80
ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60				
SUM ERRORS	=	.240353E+03		
SUM SQUARE ERROR	=	.760604E+05		
VALUE OF PARAMETER	ALPHA =	.20	BETA =	.40
ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60				
SUM ERRORS	=	.141610E+03		
SUM SQUARE ERROR	=	.605282E+06		
VALUE OF PARAMETER	ALPHA =	.20	BETA =	.50
ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60				
SUM ERRORS	=	.159735E+03		
SUM SQUARE ERROR	=	.287071E+06		
VALUE OF PARAMETER	ALPHA =	.20	BETA =	.60
ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60				
SUM ERRORS	=	.192953E+03		
SUM SQUARE ERROR	=	.116579E+06		
VALUE OF PARAMETER	ALPHA =	.20	BETA =	.70
ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60				
SUM ERRORS	=	.220856E+03		
SUM SQUARE ERROR	=	.599785E+05		
VALUE OF PARAMETER	ALPHA =	.20	BETA =	.80
ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60				
SUM ERRORS	=	.170526E+03		
SUM SQUARE ERROR	=	.927365E+05		
VALUE OF PARAMETER	ALPHA =	.30	BETA =	.40
ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60				
SUM ERRORS	=	.432995E+02		
SUM SQUARE ERROR	=	.137003E+06		
VALUE OF PARAMETER	ALPHA =	.30	BETA =	.50
ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60				
SUM ERRORS	=	.500309E+02		
SUM SQUARE ERROR	=	.176079E+05		

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .30 BETA = .50  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = .500309E+02  
 SUM SQUARE ERROR = .176079E+05

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .30 BETA = .60  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = .755344E+02  
 SUM SQUARE ERROR = .252665E+05

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .30 BETA = .70  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = .103451E+03  
 SUM SQUARE ERROR = .125132E+06

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .30 BETA = .80  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = .797434E+02  
 SUM SQUARE ERROR = .292927E+06

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .40 BETA = .40  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = -.126614E+03  
 SUM SQUARE ERROR = .527365E+05

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .40 BETA = .50  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = -.124913E+03  
 SUM SQUARE ERROR = .692448E+05

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .40 BETA = .60  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = -.100414E+03  
 SUM SQUARE ERROR = .196616E+06

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .40 BETA = .70  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = -.631653E+02  
 SUM SQUARE ERROR = .401659E+06

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .40 BETA = .80  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = -.414010E+02  
 SUM SQUARE ERROR = .661029E+06

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .50 BETA = .40  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = -.391375E+03  
 SUM SQUARE ERROR = .327871E+06

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .50 BETA = .50  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = -.386898E+03  
 SUM SQUARE ERROR = .426438E+06

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .50 BETA = .60  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = -.354075E+03  
 SUM SQUARE ERROR = .620377E+06

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .50 BETA = .70  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = -.293199E+03  
 SUM SQUARE ERROR = .880401E+06

VALUE OF PARAMETER ALPHA = .50 BETA = .80  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS = -.195920E+03  
 SUM SQUARE ERROR = .118457E+07  
 FORECAST FOR THE NEXT 12 PERIOD

PERIOD	OBSERVED	MU T	BETA T	FORECAST
1	1300.00	1300.00	300.0000	
2	1600.00	1420.00	210.0000	1630.00
3	2200.00	1903.00	346.5000	2249.50
4	1900.00	1796.95	120.2250	1917.17
5	1400.00	1483.02	<del>76.8538</del>	1388.16
6	1700.00	1663.96	42.0450	1706.01
7	1700.00	1676.57	27.3293	1703.90
8	1700.00	1684.77	17.7641	1702.54
9	1700.00	1690.10	11.5466	1701.65
10	2000.00	1903.57	112.5053	2016.07
11	1300.00	1447.32	-171.8716	1275.45
12	1900.00	1815.76	98.2835	1914.04
13	1600.00	1635.24	-41.1157	1594.13
14	1700.00	1692.91	8.2748	1701.18
15	1200.00	1345.39	-169.6214	1175.77
16	1100.00	1224.50	-145.2539	1079.25
17	1400.00	1390.93	10.5850	1401.51
18	900.00	1044.10	-168.1198	875.98
19	800.00	923.67	-144.2779	779.39
20	1300.00	1230.38	81.2194	1311.60
21	1400.00	1324.75	87.7926	1412.54
22	1000.00	1071.09	-82.9348	988.15
23	1600.00	1466.21	156.0923	1622.30
24	900.00	1023.03	-143.5399	879.49
25	900.00	979.97	-93.3010	886.67
26	1500.00	1371.98	149.3543	1521.34
27	1700.00	1556.79	167.0803	1723.87
28	800.00	976.91	-206.3978	770.51
29	600.00	774.99	-204.1585	570.83
30	1300.00	1203.75	112.2970	1316.04
31	1100.00	1097.43	2.9930	1100.43
32	1700.00	1518.33	211.9454	1730.28
33	1600.00	1511.92	102.7646	1614.68
34	1000.00	1122.75	-143.2030	979.54
35	1600.00	1499.78	116.9180	1616.70
36	1500.00	1464.86	40.9967	1505.86
37	800.00	987.16	-218.3521	768.81
38	1500.00	1411.65	103.0711	1514.72
39	1700.00	1582.57	136.9962	1719.57
40	1500.00	1483.67	19.0476	1502.72
41	1900.00	1769.39	152.3809	1921.77
42	1700.00	1675.10	29.0476	1704.15
43	1200.00	1333.82	-156.1191	1177.70
44	1300.00	1356.98	-66.4774	1290.50
45	1400.00	1407.04	-8.2103	1398.83
46	1600.00	1544.57	64.6633	1609.24
47	1300.00	1353.97	-62.9689	1291.00
48	1700.00	1615.08	99.0703	1714.15
49	1100.00	1224.80	-145.6043	1079.20
50	1100.00	1181.12	-94.6428	1086.48
51	900.00	1012.73	-131.5179	881.21
52	1400.00	1323.27	89.5134	1412.79
53	1200.00	1210.13	-11.8163	1198.31
54	1700.00	1556.58	167.3194	1723.90
55	1100.00	1186.78	-101.2424	1085.54
56	1000.00	1086.41	-100.8075	985.60
57	800.00	916.16	-135.5249	780.64
58	500.00	665.51	-193.0912	472.42
59	1800.00	1517.58	329.4907	1847.07
60	1700.00	1546.43	179.1690	1725.60

แสดงการคำนวณค่าความผิดพลาด

PERIOD	OBSERVED	FORECAST	ERROR	SQUARE ERROR
1	1300.00	.00	.130000E+04	.169000E+07
2	1600.00	1630.00	-.300000E+02	.900000E+03
3	2200.00	2249.50	-.495000E+02	.245025E+04
4	1900.00	1917.17	-.171749E+02	.294978E+03
5	1400.00	1386.16	.138363E+02	.191443E+03
6	1700.00	1706.01	-.600635E+01	.360762E+02
7	1700.00	1703.90	-.390405E+01	.152416E+02
8	1700.00	1702.54	-.253772E+01	.644002E+01
9	1700.00	1701.65	-.164954E+01	.272097E+01
10	2000.00	2016.07	-.160723E+02	.258318E+03
11	1300.00	1275.45	.245531E+02	.602855E+03
12	1900.00	1914.04	-.140404E+02	.197133E+03
13	1600.00	1594.13	.587366E+01	.344998E+02
14	1700.00	1701.18	-.118213E+01	.139743E+01
15	1200.00	1175.77	.242317E+02	.587175E+03
16	1100.00	1079.25	.207505E+02	.430583E+03
17	1400.00	1401.51	-.151221E+01	.228677E+01
18	900.00	875.98	.240172E+02	.576824E+03
19	800.00	779.39	.206111E+02	.424817E+03
20	1300.00	1311.60	-.116028E+02	.134625E+03
21	1400.00	1412.54	-.125419E+02	.157299E+03
22	1000.00	988.15	.118478E+02	.140370E+03
23	1600.00	1622.30	-.222988E+02	.497238E+03
24	900.00	879.49	.205056E+02	.420480E+03
25	900.00	886.67	.133287E+02	.177654E+03
26	1500.00	1521.34	-.213363E+02	.455238E+03
27	1700.00	1723.87	-.238685E+02	.569707E+03
28	800.00	770.51	.294854E+02	.869390E+03
29	600.00	570.83	.291655E+02	.850628E+03
30	1300.00	1316.04	-.160425E+02	.257361E+03
31	1100.00	1100.43	-.427612E+00	.182852E+00
32	1700.00	1730.28	-.302778E+02	.916747E+03
33	1600.00	1614.68	-.146807E+02	.215522E+03
34	1000.00	979.54	.204575E+02	.418510E+03
35	1600.00	1616.70	-.167025E+02	.278974E+03
36	1500.00	1505.86	-.585669E+01	.343008E+02
37	800.00	768.81	.311931E+02	.973010E+03
38	1500.00	1514.72	-.147244E+02	.216807E+03
39	1700.00	1719.57	-.195709E+02	.383021E+03
40	1500.00	1502.72	-.272119E+01	.740488E+01
41	1900.00	1921.77	-.217687E+02	.473875E+03
42	1700.00	1704.15	-.414966E+01	.172197E+02
43	1200.00	1177.70	.223029E+02	.497417E+03
44	1300.00	1290.50	.949683E+01	.901897E+02
45	1400.00	1398.83	.117297E+01	.137587E+01
46	1600.00	1609.24	-.923767E+01	.853346E+02
47	1300.00	1291.00	.899561E+01	.809209E+02
48	1700.00	1714.15	-.141528E+02	.200303E+03
49	1100.00	1079.20	.208007E+02	.432667E+03
50	1100.00	1086.48	.135204E+02	.182801E+03
51	900.00	881.21	.187883E+02	.353001E+03
52	1400.00	1412.79	-.127876E+02	.163523E+03
53	1200.00	1198.31	.168811E+01	.284972E+01
54	1700.00	1723.90	-.239028E+02	.571345E+03
55	1100.00	1085.54	.144633E+02	.209186E+03
56	1000.00	985.60	.144010E+02	.207389E+03
57	800.00	780.64	.193607E+02	.374837E+03
58	500.00	472.42	.275845E+02	.760903E+03
59	1800.00	1847.07	-.470701E+02	.221559E+04
60	1700.00	1725.60	-.255957E+02	.655140E+03

-----  
 VALUE OF PARAMETER      ALPHA =    .30    BETA =    .50  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
     SUM ERRORS                =    .500309E+02  
     SUM SQUARE ERROR =    .176079E+05  
 FORECAST FOR THE NEXT 12 PERIOD

## ตารางที่ ง-4

แสดงค่าพยากรณ์ล่วงหน้า 12 ช่วงเวลา

VALUE OF PARAMETER      ALPHA =    .30    BETA =    .50  
 ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60  
 SUM ERRORS                =    .500309E+02  
 SUM SQUARE ERROR        =    .176079E+05  
 FORECAST FOR THE NEXT 12 PERIOD

PERIOD	FORECAST
61	1725.60
62	1904.76
63	2083.93
64	2263.10
65	2442.27
66	2621.44
67	2800.61
68	2979.78
69	3158.95
70	3338.12
71	3517.29
72	3696.45

ศูนย์วิทยพัชกร  
 จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

สำหรับการทดสอบสมมติฐานมีรายละเอียด ดังนี้ คือ

$$H_0 : \mu_e = 15$$

$$H_A : \mu_e > 15$$

ค่า  $\bar{X}_e$  และ  $S_e$  ของ การพยากรณ์ด้วยเทคนิคของ Holt คือ 182.28 และ 9.67 ตามลำดับ รายละเอียดของการคำนวณอยู่ใน ตารางที่ 5.8

นำค่า  $\bar{X}_e$  และ  $S_e$  แทนค่าในสมการ ( ข-1 )

$$\begin{aligned} T_{test} &= \frac{\bar{X}_e - \mu_e}{(S_e / \sqrt{n})} \\ &= \frac{182.28 - 15}{9.67 / \sqrt{12}} \\ &= \frac{167.28}{2.79} \\ &= 59.92 \end{aligned}$$

ค่า  $T_{test}$  ที่ได้มีค่า 59.92 ซึ่งมากกว่าค่า 1.796 ที่ตั้งไว้ ดังนั้น จึงต้องปฏิเสธสมมติฐานที่ตั้งไว้ว่า เทคนิคของ Holt สามารถพยากรณ์ยอดขายของสินค้าแฟชั่นนัมเบอร์ 1 โดยมีความคลาดเคลื่อนของการพยากรณ์ เฉลี่ยต่ำกว่าร้อยละ 15

ศูนย์วิทยพัชการ  
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

## ภาคผนวก จ.

## แสดงรายละเอียดการพยากรณ์ด้วยเทคนิคของ Winter

ตารางที่ จ-1 แสดงให้เห็นถึงค่า sum square error ที่ได้จากการพยากรณ์ช่วงเวลา 14 ถึง ช่วงเวลาที่ 60 โดยกำหนดค่า Alpha, Beta และ Gamma มีค่าต่าง ๆ กัน เพื่อค้นหาทางเลือก ( combination ) จะให้ค่า sum square error ค่าสุด โดยกำหนดช่วงของการค้นหา สำหรับค่า parameter ทั้ง 3 คือ

Alpha	มีค่า	ตั้งแต่	0.7	ถึง	0.9
Beta	มีค่า	ตั้งแต่	0.1	ถึง	0.4
Gamma	มีค่า	ตั้งแต่	0.6	ถึง	0.8

จะพบว่า ค่า sum square error มีค่าต่ำสุดเมื่อ Alpha = 0.8  
Beta = 0.2 และ Gamma = 0.7

ตารางที่ จ-2 แสดงรายละเอียดการคำนวณ ค่าในสมการที่ ( 5-21 ) ถึง ( 5-23 ) มีสมการแรกแสดงค่าช่วงเวลาของข้อมูล สมการที่ 2 แสดงค่าข้อมูลจริงที่อยู่ในอนุกรม , สมการที่ 3 แสดงค่าในสมการ ( 5-21 ) ณ เวลา T, สมการที่ 4 แสดงค่าในสมการ ( 5-22 ) ณ เวลา T, สมการที่ 5 แสดงค่า Seasonal Factor สมการ ( 5-23 ) ณ เวลา T ส่วนสมการสุดท้ายแสดงค่าการพยากรณ์ เมื่อกำหนดให้ Alpha = 0.8 , Beta = 0.2 และ Gamma = 0.7

ตาราง จ-3 แสดงรายละเอียด การคำนวณค่าความแตกต่างและค่าความแตกต่างกำลังสองที่ได้จากค่าของข้อมูลจริง เปรียบเทียบกับค่าการพยากรณ์ช่วงเวลา 14 ถึง 60 สำหรับค่า Alpha = 0.8 , Beta = 0.2 และ Gamma = 0.7

## ตารางที่ จ-1

## แสดงการหาค่า Alpha Beta และ Gamma

VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .70	BETA = .10	GAMMA = .60
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.940741E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .70	BETA = .10	GAMMA = .70
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.938782E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .70	BETA = .10	GAMMA = .80
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.953032E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .70	BETA = .20	GAMMA = .60
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.921920E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .70	BETA = .20	GAMMA = .70
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.921876E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .70	BETA = .20	GAMMA = .80
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.938301E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .70	BETA = .30	GAMMA = .60
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.915957E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .70	BETA = .30	GAMMA = .70
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.916433E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .70	BETA = .30	GAMMA = .80
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.933444E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .70	BETA = .40	GAMMA = .60
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.914399E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .70	BETA = .40	GAMMA = .70
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.914039E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .70	BETA = .40	GAMMA = .80
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.930072E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .80	BETA = .10	GAMMA = .60
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.881350E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .80	BETA = .10	GAMMA = .70
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.873576E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .80	BETA = .10	GAMMA = .80
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.880857E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .80	BETA = .20	GAMMA = .60
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.877760E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .80	BETA = .20	GAMMA = .70
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.871449E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .80	BETA = .20	GAMMA = .80
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.880673E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .80	BETA = .30	GAMMA = .60
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.879617E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .80	BETA = .30	GAMMA = .70
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.874170E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .80	BETA = .30	GAMMA = .80
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.884582E+07		



VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .80	BETA = .40	GAMMA = .60
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.883267E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .80	BETA = .40	GAMMA = .70
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.877707E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .80	BETA = .40	GAMMA = .80
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.888126E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .90	BETA = .10	GAMMA = .60
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.891181E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .90	BETA = .10	GAMMA = .70
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.882605E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .90	BETA = .10	GAMMA = .80
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.890595E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .90	BETA = .20	GAMMA = .60
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.896571E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .90	BETA = .20	GAMMA = .70
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.888921E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .90	BETA = .20	GAMMA = .80
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.898251E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .90	BETA = .30	GAMMA = .60
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.900989E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .90	BETA = .30	GAMMA = .70
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.894095E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .90	BETA = .30	GAMMA = .80
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.904528E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .90	BETA = .40	GAMMA = .60
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.905384E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .90	BETA = .40	GAMMA = .70
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.898736E+07		
VALUE OF PARAMETERS	ALPHA = .90	BETA = .40	GAMMA = .80
SUM SQUARE ERROR FROM PERIOD 14 TO 60 =	.909628E+07		

แสดงการคำนวณค่าพยากรณ์

1 1 1

PERIOD	OBSERVED	ALPHA T	BETA T	SEASON INDEX	FORECAST
1	1300.00			.765	
2	1600.00			.941	
3	2200.00			1.294	
4	1900.00			1.118	
5	1400.00			.824	
6	1700.00			1.000	
7	1700.00			1.000	
8	1700.00			1.000	
9	1700.00			1.000	
10	2000.00			1.176	
11	1300.00			.765	
12	1900.00			1.118	
13	1600.00	1600.00	-38.19	.765	
14	1700.00	1671.81	49.81	.964	1469.93
15	1200.00	1483.05	-141.04	1.149	2227.97
16	1100.00	1496.12	-17.76	1.003	1499.90
17	1400.00	1551.10	40.43	.847	1217.47
18	900.00	1388.53	-121.97	.894	1591.53
19	800.00	1368.40	-40.50	.875	1266.57
20	1300.00	1387.12	6.88	.981	1327.90
21	1400.00	1384.19	-.96	1.003	1394.00
22	1000.00	1278.13	-85.05	1.058	1627.33
23	1600.00	1509.00	167.69	.853	912.36
24	900.00	1234.10	-186.38	1.001	1873.95
25	900.00	1371.77	72.86	.732	801.20
26	1500.00	1350.37	-2.55	1.008	1392.45
27	1700.00	1378.34	21.87	1.174	1548.14
28	800.00	1244.71	-102.53	.895	1404.30
29	600.00	1219.43	-40.73	.741	967.71
30	1300.00	1298.81	55.36	.926	1054.29
31	1100.00	1246.08	-31.11	.878	1185.42
32	1700.00	1368.28	91.54	1.060	1192.07
33	1600.00	1340.30	-4.08	1.061	1464.83
34	1000.00	1264.49	-61.46	.978	1414.06
35	1600.00	1435.74	124.71	.932	1026.65
36	1500.00	1348.49	-44.86	1.035	1562.22
37	800.00	1333.22	-21.18	.692	954.41
38	1500.00	1381.16	34.11	1.031	1322.48
39	1700.00	1367.23	-4.32	1.195	1661.59
40	1500.00	1432.49	51.34	.941	1219.62
41	1900.00	1617.96	158.64	.871	1099.04
42	1700.00	1534.47	-35.06	.981	1645.83
43	1200.00	1529.10	-11.31	.850	1315.88
44	1300.00	1477.71	-43.37	1.006	1608.16
45	1400.00	1480.89	-6.14	1.026	1521.16
46	1600.00	1516.81	27.51	1.001	1442.34
47	1300.00	1470.50	-31.54	.917	1438.83
48	1700.00	1530.30	41.53	1.057	1488.60
49	1100.00	1508.71	-8.97	.703	1088.49
50	1100.00	1427.44	-66.80	.953	1546.81
51	900.00	1346.04	-78.48	1.037	1625.76
52	1400.00	1437.32	57.32	.951	1192.20
53	1200.00	1379.61	-34.70	.870	1301.50
54	1700.00	1478.09	71.84	1.032	1319.14
55	1100.00	1383.90	-60.99	.833	1317.07
56	1000.00	1354.80	-35.48	.925	1330.32
57	800.00	1268.17	-76.40	.907	1353.59
58	500.00	1175.55	-89.38	.828	1193.04
59	1800.00	1404.35	165.17	1.027	996.45
60	1700.00	1312.88	-40.14	1.129	1659.64

## ตารางที่ จ-3

แสดงการคำนวณค่าความผิดพลาด

PERIOD	OBSERVED	FORECAST	ERROR	SQUARE ERROR
14	1700.00	1469.93	.230065E+03	.529300E+05
15	1200.00	2227.97	-.102797E+04	.105672E+07
16	1100.00	1499.90	-.399899E+03	.159919E+06
17	1400.00	1217.47	.182527E+03	.333161E+05
18	900.00	1591.53	-.691535E+03	.478220E+06
19	800.00	1266.57	-.466565E+03	.217683E+06
20	1300.00	1327.90	-.279001E+02	.778418E+03
21	1400.00	1394.00	.600464E+01	.360557E+02
22	1000.00	1627.33	-.627330E+03	.393543E+06
23	1600.00	912.36	.687644E+03	.472854E+06
24	900.00	1873.95	-.973948E+03	.948575E+06
25	900.00	801.20	.988019E+02	.976181E+04
26	1500.00	1392.45	.107545E+03	.115660E+05
27	1700.00	1548.14	.151858E+03	.230609E+05
28	800.00	1404.30	-.604303E+03	.365182E+06
29	600.00	967.71	-.367711E+03	.135211E+06
30	1300.00	1054.29	.245715E+03	.603758E+05
31	1100.00	1185.42	-.854236E+02	.729719E+04
32	1700.00	1192.07	.507927E+03	.257990E+06
33	1600.00	1464.83	.135175E+03	.182722E+05
34	1000.00	1414.06	-.414057E+03	.171443E+06
35	1600.00	1026.65	.573348E+03	.328728E+06
36	1500.00	1562.22	-.622191E+02	.387122E+04
37	800.00	954.41	-.154412E+03	.238430E+05
38	1500.00	1322.48	.177517E+03	.315124E+05
39	1700.00	1661.59	.384092E+02	.147527E+04
40	1500.00	1219.62	.280376E+03	.786109E+05
41	1900.00	1099.04	.800955E+03	.641530E+06
42	1700.00	1645.83	.541727E+02	.293468E+04
43	1200.00	1315.88	-.115879E+03	.134280E+05
44	1300.00	1608.16	-.308159E+03	.949622E+05
45	1400.00	1521.16	-.121162E+03	.146802E+05
46	1600.00	1442.34	.157662E+03	.248572E+05
47	1300.00	1438.83	-.138830E+03	.192738E+05
48	1700.00	1488.60	.211397E+03	.446887E+05
49	1100.00	1088.49	.115133E+02	.132556E+03
50	1100.00	1546.81	-.446807E+03	.199637E+06
51	900.00	1625.76	-.725760E+03	.526728E+06
52	1400.00	1192.20	.207803E+03	.431821E+05
53	1200.00	1301.50	-.101497E+03	.103016E+05
54	1700.00	1319.14	.380862E+03	.145056E+06
55	1100.00	1117.07	-.217067E+03	.471181E+05
56	1000.00	1330.32	-.330317E+03	.109109E+06
57	800.00	1353.59	-.553594E+03	.306466E+06
58	500.00	1193.04	-.693045E+03	.480311E+06
59	1800.00	996.45	.803549E+03	.645691E+06
60	1700.00	1659.64	.403568E+02	.162867E+04

ตารางที่ จ-4

แสดงค่าพยากรณ์ล่วงหน้า 12 ช่วงเวลา

PERIOD	FORECAST
61	1345.82
62	867.11
63	1136.60
64	1194.93
65	1057.23
66	933.19
67	1064.53
68	826.41
69	880.58
70	827.10
71	721.77
72	853.38

ศูนย์วิทยทรัพยากร  
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

ตาราง จ-4 แสดงค่าการพยากรณ์ล่วงหน้าสำหรับช่วงเวลา 61 ถึงช่วงเวลา 72 หรือพยากรณ์ยอดขายผ้าอนามัยสำหรับปี 2528 ด้วยค่า Alpha = 0.8 , Beta = 0.3 และ Gamma = 0.7

การทดสอบสมมติฐานมีรายละเอียด ดังนี้ คือ

$$H_0 : \mu_e = 15$$

$$H_A : \mu_e > 15$$

ค่า  $\bar{X}_e$  และ  $S_e$  ของการพยากรณ์ด้วยเทคนิคของ Winter คือ 21.02 และ 3.93 ตามลำดับ รายละเอียดของการคำนวณอยู่ในตารางที่ 6.11  
ค่า  $\bar{X}_e$  และ  $S_e$  แทนค่าในสมการ ( ข-1 )

$$\begin{aligned} T_{test} &= \frac{\bar{X}_e - \mu_e}{S_e / \sqrt{n}} \\ &= \frac{21.02 - 15}{3.93 / \sqrt{12}} \\ &= \frac{6.02}{1.13} \\ &= 5.31 \end{aligned}$$

ค่า  $T_{test}$  ที่ได้มีค่า 5.31 ซึ่งมากกว่าค่า 1.796 ที่ตั้งไว้ ดังนั้นจึงต้องปฏิเสธสมมติฐานที่ตั้งไว้ว่า เทคนิคของ Winter สามารถพยากรณ์ยอดขายของสินค้าผ้าอนามัย โดยมีความคลาดเคลื่อนของการพยากรณ์ น้อยกว่า ร้อยละ

## ภาคผนวก ฉ.

## แสดงรายละเอียดการพยากรณ์ด้วยเทคนิค Adaptive filtering

ตารางที่ ฉ-1 แสดงให้เห็นถึงการดำเนินขบวนการหาค่าชุดค้ำว่วงน้ำหนักที่ทำให้ MSE ค่าที่สุก uly ใน สดมกที่ 1 เป็นจำนวนรอบของการใช้ข้อมูลอนุกรมเวลา เพื่อค้ำ MSE ของรอบนั้น ๆ สำหรับสดมกที่ 3 ถึง สดมกที่ 14 เป็นค่าของชุด ค้ำว่วงน้ำหนัก  $W_1, \dots, W_2$  ทั้ง 12 ค้ำ จะพบว่าในการหาชุดค้ำว่วงน้ำหนักรอบแรก ค่า MSE จะสูงและลดลงมาเรื่อยในรอบต่อไป พร้อมกับค่าของชุดค้ำว่วงน้ำหนักที่เปลี่ยนไป ในการค้นหาถึงรอบที่ 200 ให้ค่า MSE ลดลงจากรอบที่ 199 ในระดับที่พอใจแล้วจึงหยุด uly กับค่าชุดค้ำว่วงน้ำหนักของรอบที่ 200 ไว้เพื่อการพยากรณ์ต่อไป

ตาราง ฉ-2 แสดงรายละเอียด การคำนวณค่าความแตกต่างและค่าความแตกต่างกำลังสองที่ได้จากค่าของข้อมูลจริง เปรียบเทียบกับค่าพยากรณ์ ช่วงเวลาที่ 13 ถึง ช่วงเวลาที่ 60 สำหรับรอบที่ 200

ตาราง ฉ-3 แสดงค่าการพยากรณ์ล่วงหน้าสำหรับช่วงเวลาที่ 61 ถึงช่วงเวลาที่ 72 หรือพยากรณ์ยอดขายผ้าอนามัยสำหรับปี 2528 uly ใช้ชุดค้ำว่วงน้ำหนักที่ได้ในรอบที่ 200

การทดสอบสมมติฐานมีรายละเอียด ดังนี้ คือ

$$H_0 : \mu_e = 15$$

$$H_A : \mu_e > 15$$

ค่า  $\bar{X}_e$  และ  $S_e$  ของการพยากรณ์ด้วยเทคนิค Adaptive filtering คือ 21.51 และ 3.89 ตามลำดับรายละเอียดของการคำนวณอยู่ใน

จำนวน	MSE	parameter											
1	.1497363E+06	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083
2	.1495989E+06	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083
3	.1494643E+06	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083
4	.1493325E+06	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083
5	.1492035E+06	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083
6	.1490770E+06	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083
7	.1489533E+06	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083
8	.1488320E+06	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083
9	.1487133E+06	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083
10	.1485970E+06	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083
11	.1484831E+06	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083
12	.1483715E+06	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083
13	.1482623E+06	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083
14	.1481552E+06	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.082	.083
15	.1480503E+06	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.082	.082	.083
16	.1479475E+06	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.083	.082	.083	.082	.082	.082
17	.1478468E+06	.083	.082	.083	.083	.083	.083	.083	.082	.083	.082	.082	.082
18	.1477482E+06	.083	.082	.083	.082	.083	.083	.083	.082	.083	.082	.082	.082
19	.1476515E+06	.083	.082	.083	.082	.083	.083	.083	.082	.082	.082	.082	.082
20	.1475568E+06	.083	.082	.083	.082	.083	.083	.083	.082	.082	.082	.082	.082
21	.1474639E+06	.083	.082	.083	.082	.082	.083	.083	.082	.082	.082	.082	.082
22	.1473730E+06	.083	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.082	.082	.082	.082	.082
23	.1472838E+06	.083	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.082	.082	.082	.082	.082
24	.1471965E+06	.083	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.082	.082	.082	.082	.082
25	.1471108E+06	.083	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.082	.082	.082	.082	.082
26	.1470269E+06	.083	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.082	.082	.082	.082	.082
27	.1469446E+06	.083	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.082	.082	.082	.082	.082
28	.1468640E+06	.083	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.082	.082	.082	.082	.082
29	.1467850E+06	.083	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.082	.082	.082	.082	.082
30	.1467075E+06	.083	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.082	.082	.082	.082	.082

ตารางที่ ๑-1

แสดงการหาชุด parameter

31	.1466314E+06	.083	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.082	.082	.082	.082	.082
32	.1465570E+06	.083	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.082	.082	.082	.082	.082
33	.1464839E+06	.083	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.082	.082	.082	.082	.082
34	.1464123E+06	.083	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.082	.082	.081	.081	.082
35	.1463421E+06	.083	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.082	.082	.081	.081	.082
36	.1462732E+06	.083	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.082	.082	.081	.081	.082
37	.1462057E+06	.082	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.082	.082	.081	.081	.082
38	.1461395E+06	.082	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.082	.082	.081	.081	.082
39	.1460745E+06	.082	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.081	.082	.081	.081	.082
40	.1460108E+06	.082	.082	.082	.082	.082	.083	.082	.081	.082	.081	.081	.081
41	.1459464E+06	.082	.081	.082	.082	.082	.083	.082	.081	.082	.081	.081	.081
42	.1458870E+06	.082	.081	.082	.082	.082	.083	.082	.081	.082	.081	.081	.081
43	.1458269E+06	.082	.081	.082	.082	.082	.083	.082	.081	.082	.081	.081	.081
44	.1457680E+06	.082	.081	.082	.081	.082	.083	.082	.081	.082	.081	.081	.081
45	.1457101E+06	.082	.081	.082	.081	.082	.083	.082	.081	.082	.081	.081	.081
46	.1456533E+06	.082	.081	.082	.081	.082	.083	.082	.081	.082	.081	.081	.081
47	.1455977E+06	.082	.081	.082	.081	.082	.083	.082	.081	.082	.081	.081	.081
48	.1455430E+06	.082	.081	.082	.081	.082	.083	.082	.081	.082	.081	.081	.081
49	.1454893E+06	.082	.081	.082	.081	.082	.083	.082	.081	.082	.081	.081	.081
50	.1454367E+06	.082	.081	.082	.081	.082	.083	.082	.081	.082	.081	.081	.081
51	.1453851E+06	.082	.081	.082	.081	.082	.083	.082	.081	.081	.081	.081	.081
52	.1453344E+06	.082	.081	.082	.081	.082	.082	.082	.081	.081	.081	.081	.081
53	.1452846E+06	.082	.081	.082	.081	.082	.082	.082	.081	.081	.081	.081	.081
54	.1452358E+06	.082	.081	.082	.081	.082	.082	.082	.081	.081	.081	.081	.081
55	.1451878E+06	.082	.081	.082	.081	.082	.082	.082	.081	.081	.081	.081	.081
56	.1451407E+06	.082	.081	.082	.081	.081	.082	.082	.081	.081	.081	.081	.081
57	.1450945E+06	.082	.081	.082	.081	.081	.082	.082	.081	.081	.081	.080	.081
58	.1450491E+06	.082	.081	.082	.081	.081	.082	.082	.081	.081	.080	.080	.081
59	.1450046E+06	.082	.081	.081	.081	.081	.082	.082	.081	.081	.080	.080	.081
60	.1449609E+06	.082	.081	.081	.081	.081	.082	.082	.081	.081	.080	.080	.081



61	.1449179E+06	.082	.081	.081	.081	.081	.082	.081	.081	.081	.080	.080	.081
62	.1448757E+06	.082	.081	.081	.081	.081	.082	.081	.081	.081	.080	.080	.081
63	.1448343E+06	.082	.081	.081	.081	.081	.082	.081	.081	.081	.080	.080	.081
64	.1447936E+06	.082	.081	.081	.081	.081	.082	.081	.081	.081	.080	.080	.081
65	.1447536E+06	.082	.081	.081	.081	.081	.082	.081	.081	.081	.080	.080	.081
66	.1447144E+06	.082	.081	.081	.081	.081	.082	.081	.081	.081	.080	.080	.081
67	.1446758E+06	.082	.081	.081	.081	.081	.082	.081	.081	.081	.080	.080	.081
68	.1446379E+06	.082	.081	.081	.081	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.081
69	.1446007E+06	.082	.081	.081	.081	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.081
70	.1445641E+06	.082	.081	.081	.081	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.081
71	.1445281E+06	.082	.081	.081	.081	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.080
72	.1444928E+06	.082	.081	.081	.081	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.080
73	.1444582E+06	.082	.080	.081	.081	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.080
74	.1444240E+06	.082	.080	.081	.081	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.080
75	.1443905E+06	.082	.080	.081	.081	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.080
76	.1443575E+06	.082	.080	.081	.081	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.080
77	.1443251E+06	.082	.080	.081	.081	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.080
78	.1442932E+06	.082	.080	.081	.081	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.080
79	.1442619E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.080
80	.1442311E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.080
81	.1442008E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.080
82	.1441710E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.080
83	.1441418E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.080
84	.1441129E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.080
85	.1440846E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.080	.080
86	.1440567E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.079	.080
87	.1440293E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.079	.080
88	.1440023E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.082	.081	.080	.081	.080	.079	.080
89	.1439758E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.082	.081	.080	.081	.079	.079	.080
90	.1439496E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.082	.081	.080	.081	.079	.079	.080

91	.1439239E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.082	.081	.080	.081	.079	.079	.080
92	.1438986E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.082	.081	.080	.081	.079	.079	.080
93	.1438738E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.082	.081	.080	.081	.079	.079	.080
94	.1438493E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.080	.081	.079	.079	.080
95	.1438251E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.080	.081	.079	.079	.080
96	.1438014E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.080	.081	.079	.079	.080
97	.1437780E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.080	.081	.079	.079	.080
98	.1437550E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.080	.081	.079	.079	.080
99	.1437324E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.080	.081	.079	.079	.080
100	.1437101E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.080	.081	.079	.079	.080
101	.1436880E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.080	.081	.079	.079	.080
102	.1436664E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.080	.080	.079	.079	.080
103	.1436451E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.080	.080	.079	.079	.080
104	.1436240E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.080	.080	.079	.079	.080
105	.1436033E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.080	.080	.079	.079	.080
106	.1435830E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.080	.080	.079	.079	.080
107	.1435628E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.080	.080	.079	.079	.080
108	.1435430E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.079	.080
109	.1435235E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.079	.080
110	.1435043E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.079	.080
111	.1434854E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.079	.080
112	.1434667E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.079	.080
113	.1434483E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.079	.080
114	.1434301E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.079	.080
115	.1434122E+06	.082	.080	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.079	.080
116	.1433945E+06	.082	.079	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.079	.079
117	.1433772E+06	.082	.079	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.079	.079
118	.1433600E+06	.082	.079	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.079	.079
119	.1433430E+06	.082	.079	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.079	.079
120	.1433263E+06	.082	.079	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.079	.079

121	.1433099E+06	.082	.079	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.079	.079
122	.1432936E+06	.082	.079	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.078	.079
123	.1432775E+06	.082	.079	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.078	.079
124	.1432617E+06	.082	.079	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.078	.079
125	.1432461E+06	.082	.079	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.078	.079
126	.1432307E+06	.082	.079	.081	.080	.081	.083	.081	.079	.080	.079	.078	.079
127	.1432155E+06	.082	.079	.081	.080	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
128	.1432005E+06	.082	.079	.081	.080	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
129	.1431857E+06	.082	.079	.081	.080	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
130	.1431710E+06	.082	.079	.081	.080	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
131	.1431566E+06	.082	.079	.081	.080	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
132	.1431423E+06	.082	.079	.081	.080	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
133	.1431282E+06	.082	.079	.081	.080	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
134	.1431143E+06	.082	.079	.081	.080	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
135	.1431005E+06	.082	.079	.081	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
136	.1430870E+06	.082	.079	.081	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
137	.1430735E+06	.082	.079	.081	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
138	.1430603E+06	.082	.079	.081	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
139	.1430472E+06	.082	.079	.081	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
140	.1430343E+06	.082	.079	.081	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
141	.1430215E+06	.082	.079	.081	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
142	.1430089E+06	.082	.079	.081	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
143	.1429964E+06	.082	.079	.081	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
144	.1429841E+06	.082	.079	.081	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
145	.1429718E+06	.082	.079	.081	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
146	.1429598E+06	.082	.079	.081	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
147	.1429478E+06	.082	.079	.081	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
148	.1429360E+06	.082	.079	.081	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
149	.1429244E+06	.082	.079	.081	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
150	.1429128E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079

151	.1429014E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
152	.1428902E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
153	.1428790E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
154	.1428679E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
155	.1428570E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
156	.1428462E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
157	.1428355E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
158	.1428249E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
159	.1428145E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
160	.1428041E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
161	.1427938E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
162	.1427836E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
163	.1427735E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
164	.1427636E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.079	.080	.078	.078	.079
165	.1427537E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.078	.078	.079
166	.1427439E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.078	.078	.079
167	.1427342E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.078	.078	.079
168	.1427247E+06	.082	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.078	.077	.079
169	.1427152E+06	.083	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.078	.077	.079
170	.1427058E+06	.083	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.078	.077	.079
171	.1426965E+06	.083	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.078	.077	.079
172	.1426872E+06	.083	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.078	.077	.079
173	.1426781E+06	.083	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.078	.077	.079
174	.1426690E+06	.083	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.078	.077	.079
175	.1426600E+06	.083	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.078	.077	.079
176	.1426511E+06	.083	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.078	.077	.079
177	.1426423E+06	.083	.079	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.077	.077	.079
178	.1426335E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.077	.077	.079
179	.1426248E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.077	.077	.079
180	.1426162E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.077	.077	.079

181	.1426077E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.077	.077	.079
182	.1425992E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.077	.077	.079
183	.1425908E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.083	.081	.078	.080	.077	.077	.079
184	.1425825E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.084	.081	.078	.080	.077	.077	.079
185	.1425743E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.084	.081	.078	.080	.077	.077	.079
186	.1425660E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.084	.081	.078	.080	.077	.077	.079
187	.1425579E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.084	.081	.078	.080	.077	.077	.079
188	.1425499E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.084	.081	.078	.080	.077	.077	.079
189	.1425419E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.084	.081	.078	.080	.077	.077	.079
190	.1425340E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.084	.081	.078	.080	.077	.077	.078
191	.1425261E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.084	.081	.078	.080	.077	.077	.078
192	.1425183E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.084	.081	.078	.080	.077	.077	.078
193	.1425105E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.084	.081	.078	.080	.077	.077	.078
194	.1425028E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.084	.081	.078	.080	.077	.077	.078
195	.1424952E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.084	.081	.078	.080	.077	.077	.078
196	.1424876E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.084	.081	.078	.080	.077	.077	.078
197	.1424801E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.084	.081	.078	.080	.077	.077	.078
198	.1424726E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.084	.081	.078	.080	.077	.077	.078
199	.1424652E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.084	.081	.078	.080	.077	.077	.078
200	.1424578E+06	.083	.078	.080	.079	.080	.084	.081	.078	.080	.077	.077	.078

PERIOD	OBSERVED	FORECAST	ERROR	SQUARE ERROR
1	1300.00	.00	.000000E+00	.000000E+00
2	1600.00	.00	.000000E+00	.000000E+00
3	2200.00	.00	.000000E+00	.000000E+00
4	1900.00	.00	.000000E+00	.000000E+00
5	1400.00	.00	.000000E+00	.000000E+00
6	1700.00	.00	.000000E+00	.000000E+00
7	1700.00	.00	.000000E+00	.000000E+00
8	1700.00	.00	.000000E+00	.000000E+00
9	1700.00	.00	.000000E+00	.000000E+00
10	2000.00	.00	.000000E+00	.000000E+00
11	1300.00	.00	.000000E+00	.000000E+00
12	1900.00	.00	.000000E+00	.000000E+00
13	1600.00	1624.97	-.249716E+02	.623579E+03
14	1700.00	1644.51	.554900E+02	.307914E+04
15	1200.00	1655.81	-.455812E+03	.207764E+06
16	1100.00	1575.38	-.475380E+03	.225986E+06
17	1400.00	1509.80	-.109304E+03	.120569E+05
18	900.00	1511.18	-.611183E+03	.373545E+06
19	800.00	1446.22	-.646217E+03	.417597E+06
20	1300.00	1373.10	-.731016E+02	.534384E+04
21	1400.00	1341.85	.581481E+02	.338120E+04
22	1000.00	1317.04	-.317040E+03	.100514E+06
23	1600.00	1238.07	.361934E+03	.130996E+06
24	900.00	1262.24	-.362238E+03	.131216E+06
25	900.00	1179.37	-.279370E+03	.780479E+05
26	1500.00	1129.69	.370315E+03	.137133E+06
27	1700.00	1115.61	.584388E+03	.341509E+06
28	800.00	1154.49	-.354486E+03	.125661E+06
29	600.00	1130.66	-.530663E+03	.281603E+06
30	1300.00	1065.12	.234878E+03	.551675E+05
31	1100.00	1095.85	.415247E+01	.172430E+02
32	1700.00	1122.62	.577381E+03	.333369E+06
33	1600.00	1157.70	.442304E+03	.195633E+06
34	1000.00	1167.87	-.167872E+03	.281810E+05
35	1600.00	1166.30	.433698E+03	.188094E+06
36	1500.00	1171.97	.328031E+03	.107604E+06
37	800.00	1216.55	-.416547E+03	.173512E+06
38	1500.00	1209.41	.290592E+03	.844437E+05
39	1700.00	1215.05	.484953E+03	.235179E+06
40	1500.00	1211.04	.288957E+03	.834761E+05
41	1900.00	1267.99	.632011E+03	.399438E+06
42	1700.00	1371.66	.328337E+03	.107805E+06
43	1200.00	1397.33	-.197333E+03	.389404E+05
44	1300.00	1408.02	-.108022E+03	.116688E+05
45	1400.00	1379.39	.206074E+02	.424666E+03
46	1600.00	1361.18	.238822E+03	.570358E+05
47	1300.00	1412.45	-.112450E+03	.126450E+05
48	1700.00	1387.16	.312837E+03	.978672E+05
49	1100.00	1400.53	-.300532E+03	.903193E+05
50	1100.00	1420.94	-.320941E+03	.103003E+06
51	900.00	1391.07	-.491070E+03	.241150E+06
52	1400.00	1325.99	.740112E+02	.547766E+04
53	1200.00	1320.78	-.120776E+03	.145869E+05
54	1700.00	1265.58	.434416E+03	.188717E+06
55	1100.00	1266.62	-.166622E+03	.277628E+05
56	1000.00	1253.16	-.253157E+03	.640883E+05
57	800.00	1230.84	-.430839E+03	.185622E+06
58	500.00	1182.82	-.682819E+03	.466242E+06
59	1800.00	1095.91	.704093E+03	.495747E+06
60	1700.00	1142.20	.557798E+03	.311139E+06

ตารางที่ ฉ-2

ตารางที่ ฉ-3  
แสดงการพยากรณ์ล่วงหน้า 12 ช่วงเวลา

ERRORS FROM PERIOD 13 TO PERIOD 60

SUM ERRORS =  $-.191094E+03$   
SUM SQUARE ERROR =  $.698043E+07$

FORECAST FOR THE NEXT 12 PERIOD

PERIOD	FORECAST
61	1139.72
62	1139.79
63	1141.91
64	1158.89
65	1145.95
66	1143.83
67	1096.55
68	1097.33
69	1103.83
70	1125.09
71	1175.01
72	1126.94

ศูนย์วิจัยทรัพยากร  
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

ตารางที่ 6.14 ค่า  $\bar{X}_e$  และ  $S_e$  แทนค่าในสมการ ( ข-1 )

$$\begin{aligned}
 T_{test} &= \frac{\bar{X}_e - \mu_e}{S_e/\sqrt{n}} \\
 &= \frac{21.51 - 15}{3.93/\sqrt{12}} \\
 &= \frac{6.51}{1.12} \\
 &= 5.79
 \end{aligned}$$



ค่า  $T_{test}$  ที่ได้มีค่า 5.79 ซึ่งมากกว่าค่า 1.796 ที่ตั้งไว้ ดังนั้นจึงต้องปฏิเสธสมมติฐานที่ตั้งไว้ว่า เทคนิคของ Adaptive filtering สามารถพยากรณ์ ยอดขายของสินค้าผ้าอนามัย ได้ด้วยความคลาดเคลื่อนของการพยากรณ์ น้อยต่ำกว่าร้อยละ 15

ศูนย์วิทยพัชการ  
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย



## ภาคผนวก ข.

## แสดงรายละเอียดการพยากรณ์ด้วยเทคนิค Box-Jenkins

รูปที่ ข-1 ถึง ข-6 เป็นการแสดงค่าและแสดงการกระจายของค่า Autocorrelation และ Partial Autocorrelation โดยรูปที่ ข-1 และ ข-2 เป็นการแสดงค่า Autocorrelation และ Partial Autocorrelation ของข้อมูลจริงตามลำดับ ส่วนรูปที่ ข-3 และ ข-4 เป็นการแสดงค่า Autocorrelation และ Partial Autocorrelation ของ first difference ตามลำดับและรูปที่ ข-5 และ ข-6 เป็นการแสดงค่า Autocorrelation และ Partial Autocorrelation ของ Second difference ตามลำดับ พิจารณาแล้วพบว่าข้อมูลนี้มีลักษณะ Stationary แล้ว ไม่มีทางวิ่งมาทางใดทางหนึ่ง และไม่มีอิทธิพลของฤดูกาลเข้ามาเกี่ยวข้อง

รูปที่ ข-7 ถึง ข-9 เป็นการประมาณค่า parameters ของรูปแบบ ARMA ( 1,1 ) โดยรูปที่ ข-7 เป็นการแสดงการคำนวณหาค่า parameters ต่าง ๆ ตลอดจนค่า ต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้อง สำหรับรูปที่ ข-8 เป็นการแสดงถึงการกระจายของ residual ที่ได้จากรูปแบบ ARMA ( 1,1 ) และในรูปที่ ข-9 เป็นการแสดงให้เห็นถึงการนำเอาข้อมูลของ residual ไปหาค่า Autocorrelation เพื่อพิจารณาความสุ่ม

รูปที่ ข-10 ถึง ข-12 เป็นการประมาณค่า parameters ของรูปแบบ ARMA ( 2,1 ) โดยรูปที่ ข-10 เป็นการแสดงการคำนวณหาค่า parameters ต่าง ๆ ตลอดจนค่าต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้อง สำหรับรูปที่ ข-11 เป็นการแสดงถึงการกระจายของ residual ที่ได้จากรูปแบบ ARMA ( 2,1 ) และในรูปที่ ข-12 เป็นการแสดงให้เห็นถึงการนำเอาข้อมูลของ residual ไปหาค่า Autocorrelation เพื่อพิจารณาความสุ่ม

แสดง Autocorrelation ของข้อมูลจริง

VARIABLE - NAPKIN    SERIES LENGTH - ๑๐  
 DEGREE OF NONSEASONAL DIFFERENCING    ๑ DEGREE OF SEASONAL DIFFERENCING

MEAN VALUE OF THE PROCESS  
 0.137500+04

STANDARD DEVIATION OF THE PROCESS  
 0.370420+03

AUTOCORRELATION FUNCTION FOR VARIABLE NAPKIN  
 AUTOCORRELATIONS \*  
 TWO STANDARD ERROR LIMITS

LAG	AUTO. CORR.	STAND. ERR.	-1	-.75	-.5	-.25	0	.25	.5	.75	1
1	0.286	0.125						*			
2	0.078	0.124					*	*			
3	0.160	0.123					*	*			
4	0.069	0.122					*	*			
5	0.099	0.120					*	*			*
6	0.308	0.119					*	*			*
7	0.133	0.118					*	*			
8	-0.025	0.117					*	*			
9	0.059	0.116					*	*			
10	-0.104	0.115				*	*	*			
11	-0.153	0.114				*	*	*			
12	-0.119	0.112				*	*	*			
13	-0.019	0.111				*	*	*			
14	-0.114	0.110				*	*	*			
15	-0.131	0.109				*	*	*			
16	-0.285	0.108				*	*	*			
17	-0.300	0.106				*	*	*			
18	-0.042	0.105				*	*	*			
19	-0.083	0.104				*	*	*			
20	-0.064	0.102				*	*	*			
21	-0.009	0.101				*	*	*			
22	-0.122	0.100				*	*	*			
23	-0.096	0.093				*	*	*			
24	-0.031	0.097				*	*	*			
25	-0.134	0.095				*	*	*			

แสดง Partial Autocorrelation ของข้อมูลจริง

PARTIAL AUTOCORRELATION FUNCTION FOR VARIABLE NAPKIN  
 PARTIAL AUTOCORRELATIONS \*  
 TWO STANDARD ERROR LIMITS .

LAG	PR-AJT CORR.	STAND. ERR.	-1	-.75	-.5	-.25	0	.25	.5	.75	1
1	0.286	0.129						*			
2	-0.004	0.129					*				
3	0.151	0.129					*				
4	-0.019	0.129					*				
5	0.089	0.129					*				
6	0.265	0.129					*				
7	-0.030	0.129					*				
8	-0.085	0.129					*				
9	0.020	0.129					*				
10	-0.178	0.129					*				
11	-0.119	0.129					*				
12	-0.177	0.129					*				
13	0.060	0.129					*				
14	-0.077	0.129					*				
15	-0.072	0.129					*				
16	-0.208	0.129					*				
17	-0.088	0.129					*				
18	0.184	0.129					*				
19	-0.063	0.129					*				
20	0.072	0.129					*				
21	0.089	0.129					*				
22	-0.028	0.129					*				
23	0.083	0.129					*				
24	-0.130	0.129					*				
25	-0.123	0.129					*				

แสดง Autocorrelation ของ Different ที่ 1

VARIABLE - NAPKIN - SERIES LENGTH - 59  
DEGREE OF NONSEASONAL DIFFERENCING - 1 DEGREE OF SEASONAL DIFFERENCING

MEAN VALUE OF THE PROCESS  
0.67797D+01

STANDARD DEVIATION OF THE PROCESS  
0.44412D+03

AUTOCORRELATION FUNCTION FOR VARIABLE NAPKIN  
AUTOCORRELATIONS \*  
TWO STANDARD ERROR LIMITS .

LAG	AUTO. CORR.	STAND. ERR.	-1	-.75	-.5	-.25	0	.25	.5	.75	1
1	-0.358	0.126			*	.	:	.			
2	-0.164	0.125			.	*	:	.			
3	0.112	0.124			.	.	:	*	.		
4	-0.094	0.122			.	*	:	.			
5	-0.127	0.121			.	.	:	.	*		
6	0.254	0.120			.	.	:	*	.		
7	0.003	0.119			.	*	:	.	.		
8	-0.177	0.118			.	.	:	.	*		
9	0.191	0.117			.	.	:	*	.		
10	-0.091	0.115			.	*	:	.	.		
11	-0.054	0.114			.	.	:	*	.		
12	-0.066	0.113			.	*	:	.	.		
13	0.151	0.112			.	.	:	*	.		
14	-0.067	0.111			.	*	:	.	*		
15	0.101	0.109			.	.	:	*	.		
16	-0.093	0.108			.	*	:	.	.		
17	-0.194	0.107			.	.	:	*	.	*	
18	0.196	0.105			.	*	:	.	.	*	
19	-0.044	0.104			.	.	:	*	.	.	
20	-0.015	0.103			.	*	:	.	*	.	
21	0.110	0.101			.	.	:	*	.	*	
22	-0.089	0.100			.	*	:	.	*	.	
23	-0.013	0.099			.	.	:	*	.	*	
24	0.099	0.097			.	*	:	.	*	.	
25	-0.118	0.096			.	.	:	*	.	*	

## แสดง Partial Autocorrelation ของ Different ที่ 1

PARTIAL AUTOCORRELATION FUNCTION FOR VARIABLE NAPKIN  
 PARTIAL AUTOCORRELATIONS \*  
 TWO STANDARD ERROR LIMITS .

LAG	PR-AJT CORR.	STAND. ERR.	-1	-.75	-.5	-.25	0	.25	.5	.75	1
1	-0.358	0.130			*	.	:	.			
2	-0.336	0.130			*	.	:	.			
3	-0.112	0.130				*	:	.			
4	-0.184	0.130				*	:	.			
5	-0.305	0.130			*	.	:	.			
6	0.003	0.130				.	*	:	.		
7	0.067	0.130				.	*	:	*	.	
8	-0.087	0.130				.	*	:	.	.	
9	0.115	0.130				.	.	*	:	.	
10	0.021	0.130				.	*	:	.	.	
11	0.054	0.130				.	*	:	.	.	
12	-0.192	0.130				*	:	.	.	.	
13	-0.011	0.130				.	*	:	.	.	
14	-0.020	0.130				.	*	:	.	.	
15	0.085	0.130				.	.	*	:	.	
16	-0.084	0.130				.	*	:	.	.	
17	-0.294	0.130			*	.	:	.	.	.	
18	-0.015	0.130				.	*	:	.	.	
19	-0.115	0.130				.	*	:	.	.	
20	-0.125	0.130				.	*	:	.	.	
21	0.005	0.130				.	*	:	.	.	
22	-0.105	0.130				.	*	:	.	.	
23	0.112	0.130				.	.	*	:	.	
24	0.054	0.130				.	.	*	:	.	
25	-0.012	0.130				.	*	:	.	.	

แสดง Autocorrelation ของ Different ที่ 2

VARIABLE - NAPKIN SERIES LENGTH - 58  
 DEGREE OF NONSEASONAL DIFFERENCING - 2 DEGREE OF SEASONAL DIFFERENCING - 0

MEAN VALUE OF THE PROCESS  
 -0.68966D+01

STANDARD DEVIATION OF THE PROCESS  
 0.73716D+03

AUTOCORRELATION FUNCTION FOR VARIABLE NAPKIN  
 AUTOCORRELATIONS \*  
 TWO STANDARD ERROR LIMITS .

LAG	AUTO. CORR.	STAND. ERR.	-1	-.75	-.5	-.25	0	.25	.5	.75	1
1	-0.571	0.127			*	.	:	.			
2	-0.027	0.126				.	*	:	.		
3	0.181	0.125				.	:	*	.		
4	-0.071	0.123				.	*	:	.		
5	-0.152	0.122				.	*	:	.		
6	0.237	0.121				.	:	.	*		
7	-0.029	0.120				.	*	:	.		
8	-0.203	0.119				.	*	:	.		
9	0.247	0.117				.	:	.	*		
10	-0.130	0.116				.	*	:	.		
11	0.025	0.115				.	:	*	.		
12	-0.085	0.114				.	*	:	.		
13	0.164	0.112				.	:	.	*		
14	-0.145	0.111				.	*	:	.		
15	0.130	0.110				.	:	.	*		
16	-0.027	0.109				.	*	:	.		
17	-0.188	0.107				.	*	:	.		
18	0.228	0.106				.	:	.	*		
19	-0.094	0.104				.	*	:	.		
20	-0.033	0.103				.	:	*	.		
21	0.112	0.102				.	:	.	*		
22	-0.087	0.100				.	*	:	.		
23	-0.025	0.099				.	:	*	.		
24	0.118	0.097				.	:	.	*		
25	-0.095	0.096				.	*	:	.		

แสดง Partial Autocorrelation ของ Different ที่ 2

PARTIAL AUTOCORRELATION FUNCTION FOR VARIABLE NAPKIN  
 PARTIAL AUTOCORRELATIONS \*  
 TWO STANDARD ERROR LIMITS .

LAG	PR-AUT CORR.	STAND. ERR.	CORRELATION COEFFICIENTS											
			-1	-.75	-.5	-.25	0	.25	.5	.75	1			
1	-0.571	0.131			*	.	:	.						
2	-0.525	0.131			*	.	:	.						
3	-0.293	0.131				*	:	.						
4	-0.169	0.131				.	*	:	.					
5	-0.399	0.131			*	.	:	.						
6	-0.298	0.131				*	:	.						
7	-0.072	0.131				.	*	:	.					
8	-0.215	0.131				.	*	:	.					
9	-0.048	0.131				.	*	:	.					
10	-0.060	0.131				.	*	:	.					
11	0.157	0.131				.	.	:	*	.				
12	-0.075	0.131				.	.	:	*	.				
13	-0.037	0.131				.	.	:	*	.				
14	-0.086	0.131				.	.	:	*	.				
15	0.093	0.131				.	.	:	*	.				
16	0.229	0.131				.	.	:	*	.				
17	-0.101	0.131				.	.	:	*	.				
18	-0.000	0.131				.	.	:	*	.				
19	-0.018	0.131				.	.	:	*	.				
20	-0.130	0.131				.	.	:	*	.				
21	-0.009	0.131				.	.	:	*	.				
22	-0.174	0.131				.	.	:	*	.				
23	-0.044	0.131				.	.	:	*	.				
24	0.023	0.131				.	.	:	*	.				
25	0.038	0.131				.	.	:	*	.				

แสดงค่า Parameter รูปแบบ ARMA (1,1)

\*\*\* OPTIMIZATION SEARCH CONVERGED IN 56 ITERATIONS

NO. OF ITERATIONS = 56 FUNCTION VALUE = 0.7699745D+07

ESTIMATED OVERALL CONSTANT  
-0.34660D+01

LAG AUTOREGRESSIVE PARM

1 0.10000D+01

LAG MOVING AVERAGE PARM

1 0.10040D+01

RESIDUAL VARIANCE  
.10845D+06

NONLINEAR ESTIMATION RESULTS

PAR	LAG	ESTIMATE	STD ERROR	T RATIO
CON		3.4660	27.247	.12721
AR	1	1.0000	.19153D-01	52.199
MA	1	1.0040	.18621D-01	53.918

COVARIANCE MATRIX OF THE ESTIMATES

PAR	LAG			
CON		742.42	.51926	.23089D-01
AR	1	.51926	.36701D-03	.52315D-04
MA	1	.23089D-01	.52315D-04	.34674D-03

CORRELATION MATRIX OF THE ESTIMATES

PAR	LAG			
CON		1.00000	0.99477	0.04551
AR	1	0.99477	1.00000	0.14665
MA	1	0.04551	0.14665	1.00000

MEAN VALUE OF RESIDUAL SERIES  
0.12841D+02

STANDARD DEVIATION OF RESIDUAL SERIES  
0.32906D+03

VARIANCE OF RESIDUAL SERIES  
0.10828D+06

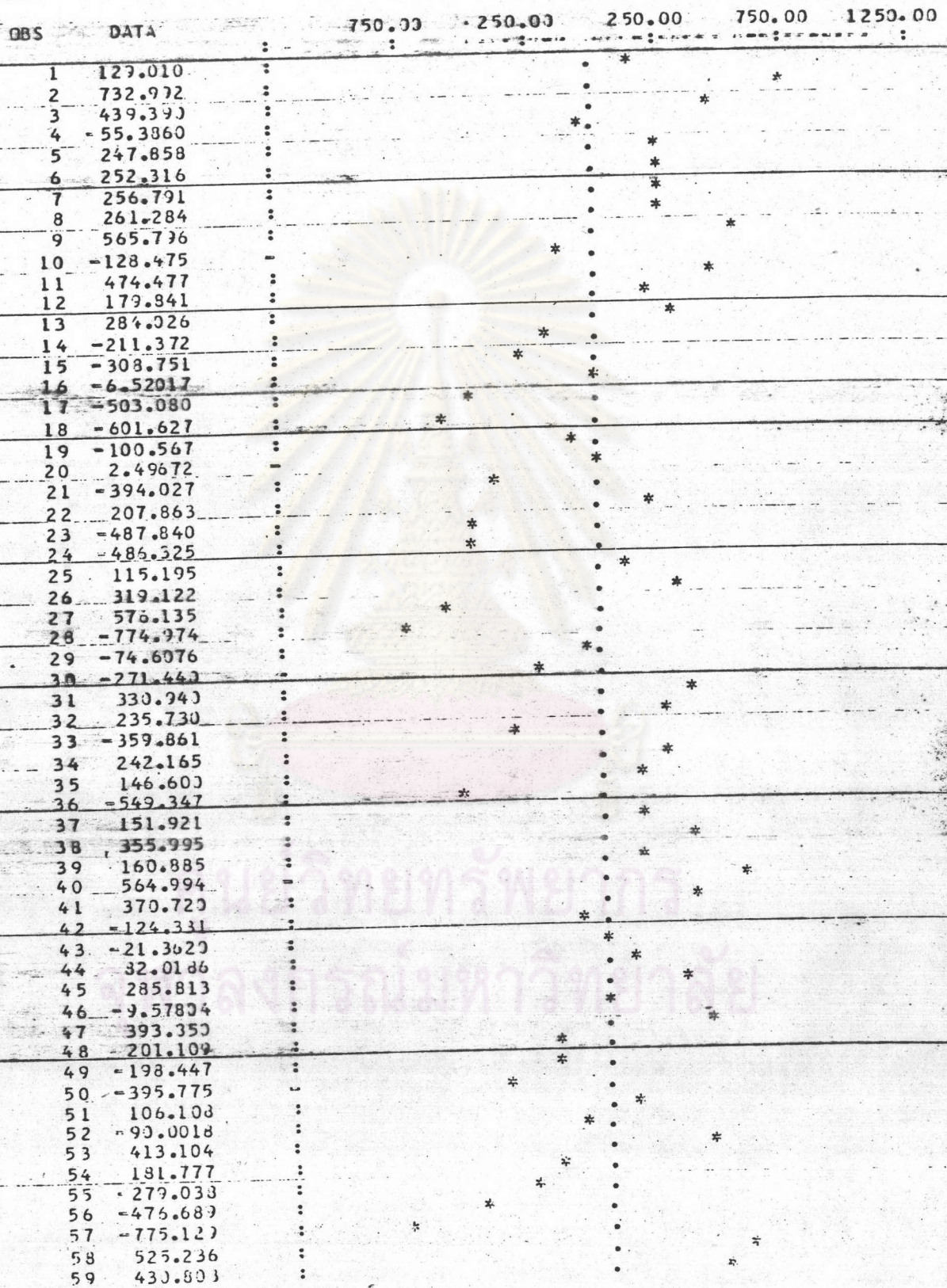
DIAGNOSTIC CHI-SQUARE STATISTICS FOR RESIDUAL SERIES OF VARIABLE NAPKIN

LAG	CHI-SQ.	D.F.	PROB.
6	13.09	3	0.0044
12	18.41	7	0.0307
18	36.39	15	0.0013
24	42.92	21	0.0032
25	46.29	22	0.0018



แสดงการกระจายของ Residual

GRAPHIC DISPLAY OF RESIDUAL SERIES FOR VARIABLE NAPKIN  
 DATA \*  
 MEAN - .



แสดง Autocorrelation ของ Residual

RESIDUAL AUTOCORRELATION FUNCTION FOR VARIABLE NAPKIN  
 AUTOCORRELATIONS \*  
 TWO STANDARD ERROR LIMITS .

LAG	AUTO. CORR.	STAND. ERR.	1	.75	.5	.25	0	.25	.5	.75	1
1	0.230	0.115					*				
2	0.005	0.115					*				
3	0.120	0.114					*				
4	0.040	0.113					*				
5	0.075	0.112					*				
6	0.307	0.111					*				
7	0.122	0.110					*				
8	0.039	0.109					*				
9	0.056	0.108					*				
10	-0.099	0.108					*				
11	-0.151	0.107					*				
12	-0.102	0.106					*				
13	0.005	0.105					*				
14	-0.089	0.104					*				
15	-0.115	0.103				*					
16	-0.286	0.102			*						
17	-0.301	0.101			*						
18	-0.034	0.100			*						
19	-0.094	0.099			*						
20	-0.082	0.098			*						
21	-0.022	0.097			*						
22	-0.154	0.096			*						
23	-0.121	0.095			*						
24	-0.053	0.094			*						
25	-0.173	0.093			*						

## แสดงค่า Parameter รูปแบบ ARMA (2,1)

\*\*\* OPTIMIZATION SEARCH CONVERGED IN 97 ITERATIONS

NO. OF ITERATIONS = 37      FUNCTION VALUE = 0.7451844D+07

ESTIMATED OVERALL CONSTANT  
0.16377D+03

LAG    AUTOREGRESSIVE PARAM

1    0.10000D+01

2    -0.13000D+00

LAG    MOVING AVERAGE PARAM

1    0.75325D+03

RESIDUAL VARIANCE  
.10540D+06

## NONLINEAR ESTIMATION RESULTS

PAR	LAG	ESTIMATE	STD ERROR	T RATIO
CON		169.77	361.98	.46525
AR	1	1.0080	.45112	2.2344
AR	2	-.13000	.21609	-.60161
MA	1	.75325	.42765	1.7614

## COVARIANCE MATRIX OF THE ESTIMATES

PAR	LAG				
CON		.13100D+06	156.18	52.205	151.45
AR	1	156.13	.20351	-.91381D-01	.18604
AR	2	52.205	-.91381D-01	.46693D-01	-.77331D-01
MA	1	151.45	.18604	-.77331D-01	.18289

## CORRELATION MATRIX OF THE ESTIMATES

PAR	LAG				
CON		1.00000	-.95638	0.79527	-0.97834
AR	1	0.95633	1.00000	-0.93742	0.96430
AR	2	0.79527	-0.93742	1.00000	-0.83683
MA	1	-0.97834	0.96430	-0.83683	1.00000

MEAN VALUE OF RESIDUAL SERIES  
-0.16067D+01STANDARD DEVIATION OF RESIDUAL SERIES  
0.32627D+03VARIANCE OF RESIDUAL SERIES  
0.10645D+06

## DIAGNOSTIC CHI SQUARE STATISTICS FOR RESIDUAL SERIES OF VARIABLE NAPKIN

LAG	CHI-SQ.	D.F.	P.ROB.
6	7.73	2	0.0210
12	12.06	1	0.1434
18	23.07	14	0.0591
24	25.17	21	0.1752
25	27.36	21	0.1591

แสดงการกระจายของ Residual

GRAPHIC DISPLAY OF RESIDUAL SERIES FOR VARIABLE NAPKIN

DATA \*  
MEAN .

OBS	DATA	700.00	200.00	300.00	800.00	1300.00
1	754.432	:	:	:	:	:
2	289.902	:	:	:	:	:
3	-179.606	:	:	:	:	:
4	231.737	:	:	:	:	:
5	174.181	:	:	:	:	:
6	169.827	:	:	:	:	:
7	166.548	:	:	:	:	:
8	464.079	:	:	:	:	:
9	-314.203	:	:	:	:	:
10	444.143	:	:	:	:	:
11	19.5799	:	:	:	:	:
12	180.174	:	:	:	:	:
13	-339.659	:	:	:	:	:
14	312.469	:	:	:	:	:
15	43.0580	:	:	:	:	:
16	-504.541	:	:	:	:	:
17	474.020	:	:	:	:	:
18	84.7696	:	:	:	:	:
19	88.6781	:	:	:	:	:
20	-344.173	:	:	:	:	:
21	345.973	:	:	:	:	:
22	-490.970	:	:	:	:	:
23	-337.798	:	:	:	:	:
24	286.579	:	:	:	:	:
25	352.091	:	:	:	:	:
26	-622.162	:	:	:	:	:
27	-622.818	:	:	:	:	:
28	161.288	:	:	:	:	:
29	-179.635	:	:	:	:	:
30	456.073	:	:	:	:	:
31	204.166	:	:	:	:	:
32	-406.787	:	:	:	:	:
33	324.313	:	:	:	:	:
34	93.0911	:	:	:	:	:
35	-602.654	:	:	:	:	:
36	265.876	:	:	:	:	:
37	323.497	:	:	:	:	:
38	56.2994	:	:	:	:	:
39	482.633	:	:	:	:	:
40	174.560	:	:	:	:	:
41	-303.881	:	:	:	:	:
42	-36.2728	:	:	:	:	:
43	11.8404	:	:	:	:	:
44	197.944	:	:	:	:	:
45	-150.473	:	:	:	:	:
46	315.431	:	:	:	:	:
47	375.738	:	:	:	:	:
48	-239.599	:	:	:	:	:
49	415.053	:	:	:	:	:
50	154.337	:	:	:	:	:
51	145.683	:	:	:	:	:
52	393.137	:	:	:	:	:
53	330.244	:	:	:	:	:
54	-305.331	:	:	:	:	:
55	-463.765	:	:	:	:	:
56	694.506	:	:	:	:	:
57	703.039	:	:	:	:	:
58	315.193	:	:	:	:	:

แสดง Autocorrelation ของ Residual

RESIDUAL AUTOCORRELATION FUNCTION FOR VARIABLE NAPKIN  
 AUTOCORRELATIONS \*  
 TWO STANDARD ERROR LIMITS .

LAG	AUTO. CORR.	STAND. ERR.	1	.75	.5	.25	0	.25	.5	.75	1
1	0.013	0.116				.	*	.			
2	-0.110	0.115				.	*	.			
3	0.067	0.114				.	*	.			
4	-0.047	0.114				.	*	.			
5	0.021	0.113				.	*	.			
6	0.282	0.112				.	*	.	*		
7	0.074	0.111				.	*	.	*		
8	-0.091	0.110				.	*	.	*		
9	0.097	0.109				.	*	.	*		
10	-0.095	0.108				.	*	.	*		
11	-0.119	0.107				.	*	.	*		
12	-0.073	0.106				.	*	.	*		
13	0.077	0.105				.	*	.	*		
14	-0.051	0.104				.	*	.	*		
15	-0.017	0.104				.	*	.	*		
16	-0.205	0.103				.	*	.	*		
17	-0.245	0.102				.	*	.	*		
18	0.080	0.101				.	*	.	*		
19	-0.035	0.100				.	*	.	*		
20	-0.020	0.099				.	*	.	*		
21	0.063	0.098				.	*	.	*		
22	-0.101	0.097				.	*	.	*		
23	-0.061	0.096				.	*	.	*		
24	0.023	0.094				.	*	.	*		
25	0.140	0.093				.	*	.	*		

รูปที่ ช-13 ถึง ช-15 เป็นการประมาณค่า parameters ของรูปแบบ ARMA ( 1,2 ) โดยรูปที่ ช-13 เป็นการแสดงการคำนวณหาค่า parameter ต่าง ๆ ตลอดจนค่าต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้อง สำหรับรูปที่ ช-14 เป็นการแสดงถึงการกระจายของ residual ที่ได้จากรูปแบบ ARMA ( 1,2 ) และในรูปที่ช-15 เป็นการแสดงให้เห็นถึงการนำเอาข้อมูลของ residual ไปหาค่า autocorrelation เมื่อพิจารณาความล่าช้า

รูปที่ ช-16 ถึง ช-18 เป็นการประมาณค่า parameters ของรูปแบบ ARMA (2,2) โดยรูปที่ ช-16 เป็นการคำนวณหาค่า parameter ต่าง ๆ ตลอดจนค่าต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้องสำหรับ รูปที่ ช-17 เป็นการแสดงถึงการกระจายของ residual ที่ได้จากรูปแบบ ARMA ( 2,2 ) และในรูปที่ ช-18 เป็นการแสดงให้เห็นถึงการนำเอาข้อมูลของ residual ไปหาค่า Autocorrelation เพื่อพิจารณาความล่าช้า

จากรูปแบบทั้ง 4 จะพบว่าสามารถใช้รูปแบบใดรูปแบบหนึ่งในการพยากรณ์ได้ แต่รูปแบบ ARMA ( 1,2 ) ให้ค่าความแปรปรวนค่าที่สุก จึงเลือกรูปแบบ ARMA ( 1,2 ) เพื่อทำการพยากรณ์ล่วงหน้า 12 ช่วงเวลา ซึ่งได้ผลดังแสดงในตาราง ช-1

การทดสอบสมมติฐานมีรายละเอียด ดังนี้ คือ

$$H_0 : \mu_e = 15$$

$$H_A : \mu_e > 15$$

ค่า  $\bar{X}_e$  และ  $S_e$  ของการพยากรณ์ด้วยเทคนิค Box-Jenkins โดยใช้รูปแบบ ARMA ( 1,2 ) คือ 42.52 และ 4.74 ตามลำดับ รายละเอียดของการคำนวณอยู่ในตารางที่ 6.17 นำค่า  $\bar{X}_e$  และ  $S_e$  แทนค่าในสมการ ( ช-1 )

## แสดงค่า Parameter รูปแบบ ARMA (1,2)

\*\*\* OPTIMIZATION SEARCH CONVERGED IN 43 ITERATIONS

NO. OF ITERATIONS = 43 FUNCTION VALUE = 0.7412954D+C7

ESTIMATED OVERALL CONSTANT  
0.16191D+J3

LAG AUTOREGRESSIVE PARAM

1 0.88300D+0J

LAG MOVING AVERAGE PARAM

1 0.53075D+JJ

2 0.15569D+0J

RESIDUAL VARIANCE  
.10441D+06

## NONLINEAR ESTIMATION RESULTS

PAR	LAG	ESTIMATE	STD. ERROR	T RATIO
CON		161.91	296.44	.54617
AR	1	.83300	.21182	4.1636
MA	1	.53975	.24974	2.3615
MA	2	.15569	.15771	.98716

## COVARIANCE MATRIX OF THE ESTIMATES

PAR	LAG				
CON		37876.	-62.756	-65.351	-31.851
AR	1	-62.756	.44869D 01	.46721D-01	.22780D-01
MA	1	-65.351	.46721D 01	.62370D 01	.14150D 01
MA	2	-31.851	.22780D-01	.14150D-01	.24873D-01

## CORRELATION MATRIX OF THE ESTIMATES

PAR	LAG				
CON		1.00000	0.99943	0.88274	-0.68129
AR	1	-0.99943	1.00000	0.88319	0.63190
MA	1	-0.88274	0.88319	1.00000	0.35925
MA	2	-0.68129	0.63190	0.35925	1.00000

MEAN VALUE OF RESIDUAL SERIES  
-0.22425D+01STANDARD DEVIATION OF RESIDUAL SERIES  
0.32311D+03VARIANCE OF RESIDUAL SERIES  
0.10440D+06

## DIAGNOSTIC CHI-SQUARE STATISTICS FOR RESIDUAL SERIES OF VARIABLE WINDOW

LAG	CHI SQ.	D.F.	PROB.
6	7.25	2	0.0267
12	11.60	3	0.1701
18	22.59	17	0.0674
24	24.68	20	0.2059
25	27.02	21	0.1703

แสดงการกระจาย ของ Residual

GRAPHIC DISPLAY OF RESIDUAL SERIES FOR VARIABLE NAPKIN

DATA \*  
MEAN .

OBS	DATA	700.00	200.00	300.00	800.00	1300.00
1	222.769	:	:	*	:	:
2	737.730	:	:	:	*	:
3	265.258	:	:	*	:	:
4	-163.313	:	*	:	:	:
5	243.930	:	:	*	:	:
6	154.643	:	:	*	:	:
7	166.175	:	:	*	:	:
8	159.073	:	:	*	:	:
9	456.679	:	:	:	*	:
10	-333.813	:	*	:	:	:
11	464.427	:	:	:	*	:
12	-17.6800	:	:	*	:	:
13	187.173	:	:	*	:	:
14	-355.373	:	*	:	:	:
15	-301.746	:	*	:	:	:
16	33.3949	:	:	*	:	:
17	-525.420	:	*	:	:	:
18	-461.273	:	*	:	:	:
19	77.8576	:	:	*	:	:
20	64.2956	:	:	*	:	:
21	-348.065	:	*	:	:	:
22	359.833	:	:	:	*	:
23	-516.683	:	*	:	:	:
24	-305.293	:	*	:	:	:
25	282.904	:	:	:	*	:
26	332.906	:	:	:	*	:
27	-622.629	:	*	:	:	:
28	-583.672	:	*	:	:	:
29	167.133	:	:	:	*	:
30	-202.106	:	*	:	:	:
31	473.624	:	:	:	*	:
32	184.849	:	:	:	*	:
33	-391.954	:	*	:	:	:
34	352.719	:	:	:	*	:
35	72.2880	:	:	:	*	:
36	-538.860	:	*	:	:	:
37	295.669	:	:	:	*	:
38	296.287	:	:	:	*	:
39	57.7510	:	:	:	*	:
40	493.733	:	:	:	*	:
41	160.590	:	:	:	*	:
42	-291.416	:	*	:	:	:
43	-68.3647	:	:	*	:	:
44	4.50662	:	:	*	:	:
45	193.900	:	:	:	*	:
46	-159.646	:	*	:	:	:
47	326.232	:	:	:	*	:
48	-395.465	:	*	:	:	:
49	-215.041	:	*	:	:	:
50	-421.743	:	*	:	:	:
51	160.071	:	:	:	*	:
52	-169.861	:	:	*	:	:
53	403.971	:	:	:	*	:
54	351.053	:	*	:	:	:
55	-277.546	:	*	:	:	:
56	-463.125	:	*	:	:	:
57	-634.013	:	*	:	:	:
58	720.742	:	:	:	*	:
59	267.100	:	:	:	*	:



แผนภูมิ Autocorretation ของ Residual

RESIDUAL AUTOCORRELATION FUNCTION FOR VARIABLE NAPKIN  
 AUTO CORRELATIONS \*  
 TWO STANDARD ERROR LIMITS .

LAG	AUTO. CORR.	STAND. ERR.	1	.75	.5	.25	0	.25	.5	.75	1
1	-0.019	0.115					*				
2	-0.081	0.115					*				
3	0.072	0.114					*				
4	-0.040	0.113					*				
5	-0.023	0.112					*				
6	0.278	0.111					*		*		
7	0.070	0.110					*				
8	-0.093	0.109					*				
9	0.103	0.108					*				
10	-0.101	0.108					*				
11	-0.106	0.107					*				
12	-0.078	0.106					*				
13	0.078	0.105					*				
14	-0.064	0.104					*				
15	-0.014	0.103					*				
16	-0.196	0.102					*				
17	-0.245	0.101					*				
18	0.083	0.100					*				
19	-0.045	0.099					*				
20	-0.025	0.098					*				
21	0.061	0.097					*				
22	-0.104	0.096					*				
23	-0.064	0.095					*				
24	0.024	0.094					*				
25	-0.138	0.093					*				

## แสดง ค่า Parameter รูปแบบ ARMA (2,2)

\*\*\* OPTIMIZATION SEARCH CONVERGED IN 33 ITERATIONS

NO. OF ITERATIONS = 33 FUNCTION VALUE = 0.73968940+07

ESTIMATED OVERALL CONSTANT  
0.170920+03

LAG AUTOREGRESSIVE PARAM

1 0.331440+00

2 0.450000 01

LAG MOVING AVERAGE PARAM

1 0.533500+00

2 0.197370+00

RESIDUAL VARIANCE  
.105670+06

## NONLINEAR ESTIMATION RESULTS

PAR	LAG	ESTIMATE	STD ERROR	T-RATIO
CON		170.92	423.37	.39900
AR	1	.33144	.98452	.34451
AR	2	.450000 01	.74863	.601060 01
MA	1	.53350	.97317	.54321
MA	2	.19737	.54525	.36291

## COVARIANCE MATRIX OF THE ESTIMATES

PAR	LAG					
CON		.183500+06	349.75	218.18	-347.00	117.02
AR	1	349.75	.96927	.71769	.95102	.47469
AR	2	218.18	.71769	.56052	.70145	.39020
MA	1	347.00	.95102	.70145	.94706	.47124
MA	2	117.02	.47469	.39020	.47124	.29730

## CORRELATION MATRIX OF THE ESTIMATES

PAR	LAG					
CON		1.00000	0.32932	0.68030	0.33238	0.50101
AR	1	0.32932	1.00000	0.97369	0.39261	0.88428
AR	2	0.63000	0.97369	1.00000	0.96274	0.95587
MA	1	0.33238	0.39261	0.96274	1.00000	0.88808
MA	2	0.50101	0.88428	0.95587	0.88808	1.00000

MEAN VALUE OF RESIDUAL SERIES  
=0.246630+01STANDARD DEVIATION OF RESIDUAL SERIES  
0.325060+03VARIANCE OF RESIDUAL SERIES  
0.105660+06

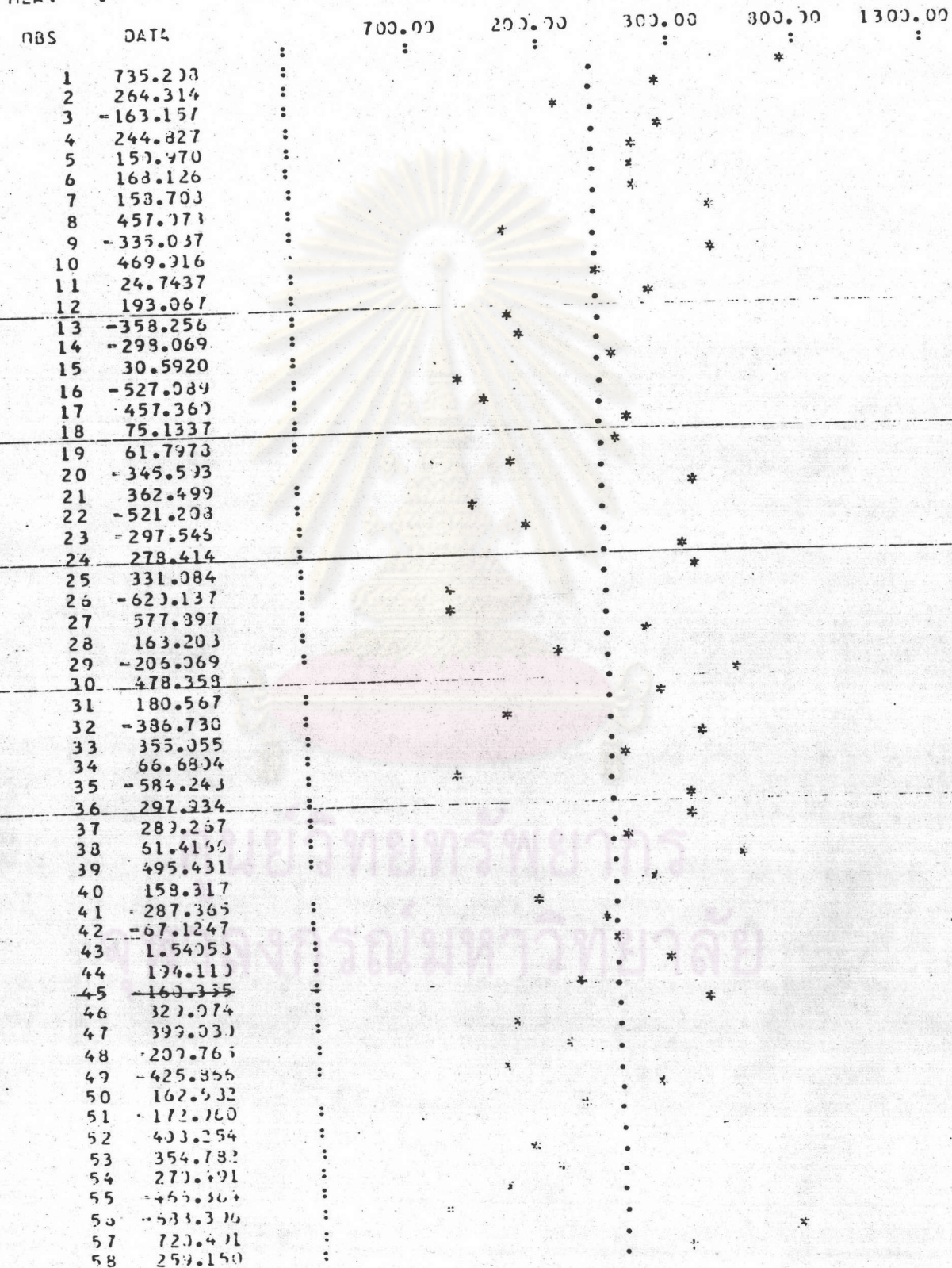
DIAGNOSTIC CHI SQUARE STATISTICS FOR RESIDUAL SERIES OF VARIABLE MARKIN

LAG	CHI SQ.	D.F.	PROB.
6	6.76	1	0.0033
12	11.20	2	0.1273
18	22.17	3	0.0520
24	24.47	4	0.1733
25	26.54	20	0.1434

แสดงการกระจายของ Residual

GRAPHIC DISPLAY OF RESIDUAL SERIES FOR VARIABLE NAPKIN

DATA \*  
MEAN .



แสดง Autocorrelation ของ Residual

RESIDUAL AUTOCORRELATION FUNCTION FOR VARIABLE NARKIN  
 AUTOCORRELATIONS \*  
 TWO STANDARD ERR. LR. LIMITS .

LAG	AUTO. CORR.	STAND. ERR.	1	.75	.5	.25	0	.25	.5	.75	1
1	-0.024	0.116	:	:	:	:	:	:	:	:	:
2	0.073	0.115				.	*	.			
3	0.063	0.114				.	*	.			
4	-0.038	0.114				.	*	.			
5	-0.023	0.113				.	*	.			
6	0.276	0.112				.	*	.			
7	0.069	0.111				.	*	.	*		
8	-0.092	0.110				.	*	.	*		
9	0.102	0.109				.	*	.	*		
10	-0.103	0.108				.	*	.	*		
11	-0.103	0.107				.	*	.	*		
12	-0.080	0.106				.	*	.	*		
13	0.077	0.105				.	*	.	*		
14	-0.066	0.104				.	*	.	*		
15	-0.015	0.104				.	*	.	*		
16	-0.196	0.103				.	*	.	*		
17	-0.245	0.102				.	*	.	*		
18	0.083	0.101				.	*	.	*		
19	-0.047	0.100				.	*	.	*		
20	-0.026	0.099				.	*	.	*		
21	0.061	0.098				.	*	.	*		
22	-0.104	0.097				.	*	.	*		
23	-0.064	0.096				.	*	.	*		
24	0.024	0.094				.	*	.	*		
25	-0.136	0.093				.	*	.	*		

ตารางที่ ข-19

แสดงค่าการพยากรณ์ล่วงหน้า 12 ช่วงเวลา

FORECASTS FOR VARIABLE JAPK IN WITH ORIGIN AT 60 AND 95.00% CONFIDENCE LIMITS

Obs	LOW CONF LIM	FORECAST	UPP CONF LIM	STAND ERROR
61	691.43	1393.3	2095.1	358.02
62	619.15	1350.6	2082.0	373.00
63	617.43	1354.5	2089.4	374.92
64	620.12	1357.9	2095.7	376.34
65	621.00	1360.9	2100.9	377.44
66	622.03	1363.6	2105.2	378.30
67	623.00	1366.0	2108.9	378.96
68	624.13	1368.1	2112.0	379.48
69	625.17	1369.9	2114.6	379.89
70	626.23	1371.5	2116.9	380.20
71	627.13	1373.0	2118.8	380.45
72	628.05	1374.3	2120.5	380.64

$$\begin{aligned}
 T_{test} &= \frac{\bar{X}_e - \mu_e}{S_e / \sqrt{n}} \\
 T_{test} &= \frac{42.52 - 15}{4.74 / \sqrt{12}} \\
 &= \frac{27.52}{1.36} \\
 &= 20.11
 \end{aligned}$$



ค่า  $T_{test}$  ที่ได้มีค่า 20.11 ซึ่งมากกว่า ค่า 1.796 ที่ตั้งไว้  
 ดังนั้นจึงต้องปฏิเสธสมมติฐานที่ได้ตั้งไว้ ว่าเทคนิคของ Box-Jenkins สามารถ  
 พยากรณ์ยอดขายของสินค้าผ้าอนามัย โดยมีความคลาดเคลื่อนของการพยากรณ์ น้อยกว่า  
 กว่าร้อยละ 15

ศูนย์วิทยทรัพยากร  
 จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

## ภาคผนวก ข

## ตารางที่ 1

จำนวนโรงงาน จำนวนเงินทุนและจำนวนคนงาน

ที่	บริษัทผู้ผลิต	เงินทุนจดทะเบียน (บาท)	คนงาน		ผู้ถือหุ้น ( ร้อยละ )	
			ชาย	หญิง	ไทย	ต่างชาติ
1	บริษัท คิม เบอร์ลีย์-คล้าก ประเทศไทย จำกัด	22,000,000	173	129	-	สหรัฐอเมริกา 60 สวีเดน 40
2	บริษัท จอห์นสันแอนด์ จอห์นสัน (ไทย) จำกัด	1,000,000	308	199	-	สหรัฐอเมริกา 99.9 อิตาลี 0.1
3	บริษัท อนามัยภัทท์ จำกัด	4,000,000	45	55	100	-
4	บริษัท แชนนิต้าอุตสาหกรรม จำกัด	4,500,000	13	43	100	-
5	บริษัท นิเนาอุตสาหกรรม จำกัด	1,000,000	18	37	100	-
6	บริษัท ไทยยันฮีแมนูแฟค- เจอร์ริง จำกัด	3,000,000	8	22	100	-
7	บริษัท ไทยแนบกันส์ จำกัด	400,000	17	13	100	-
8	ห้างหุ้นส่วนจำกัดวิมล เสรี อุตสาหกรรม	1,000,000	1	10	100	-
	รวม	36,900,000	583	508	-	-

ที่มา: จากการสำรวจของกองเศรษฐกิจอุตสาหกรรมสำนักงานปลัดกระทรวงอุตสาหกรรม

## ตารางที่ 2

## วัตถุดิบในการผลิตผ้าอนามัยและแหล่งที่มา

วัตถุดิบ	แหล่งที่มา
1. เยื่อกระดาษ ( Wood Pulp )	สหรัฐอเมริกา สวีเดน นิวซีแลนด์ ออสเตรเลีย
2. กระดาษซิลิคอน ( กระดาษปิดทับแถบขาว )	เยอรมัน และ ในประเทศ
3. กระดาษรองรับความชื้น ( Tissue )	ในประเทศ
4. ผ้าใยเทียม	ในประเทศ
5. กาว	ในประเทศ
6. ผ้าใยเทียมไม่ทอ ( Nonwoven Fabric ) ผ้าห่ออก	ในประเทศ
7. ผ้าใยเทียมไม่ทอ ( Nonwoven Fabric ) 14/3 ชั้นบน	ในประเทศ
8. โพลีลามิเนต	ในประเทศ
9. ค่ายทอหุ	ไต้หวัน
10. ยางบัต	ในประเทศ
11. ผ้าห่อสับบอนด์ 9 ซ.ม.	สวีเดน ชอร์แลนด์
12. ผ้าห่อสับบอนด์ 17 ซ.ม.	สวีเดน ชอร์แลนด์
13. พี.อี. ( แผ่นกันซึมสีฟ้า )	ญี่ปุ่น และ ในประเทศ
14. โพลีฟิล์ม	สวีเดน และ สหรัฐอเมริกา
15. อื่น ๆ	

ที่มา: จากการสำรวจของกองเศรษฐกิจอุตสาหกรรม สำนักงานปลัดกระทรวงอุตสาหกรรม



## ตารางที่ 3

รายชื่อโรงงาน ที่ตั้ง และชื่อผลิตภัณฑ์

ชื่อ	ที่ตั้ง	ผลิตภัณฑ์
1. บริษัท คิม เบอร์ลี-คล้าก ประเทศไทย จำกัด	เลขที่ 54 หมู่ที่ 3 ตำบลบางชะแยง อำเภอเมือง จังหวัดปทุมธานี	โกเท็กซ์ (Kotex)
2. บริษัท จอห์นสัน แอนด์ จอห์นสัน ประเทศไทย จก.	เลขที่ 38 สุขุมวิท 69 แขวงคลองตัน เขตพระโขนง กรุงเทพมหานคร	โมเดส (Modess)
3. บริษัท อนามัยภัตต์ จำกัด	เลขที่ 437 ตำบลบางเมือง อำเภอเมือง จังหวัดสมุทรปราการ	เซลล๊อกซ์ (Cellox)
4. บริษัท นิน่า อุตสาหกรรม จำกัด	เลขที่ 14/4 หมู่ที่ 10 แขวงวังทอง กลาง เขตบางกะปิ กรุงเทพมหานคร	เลดี้ (Lady)
5. บริษัท แซนนีต้า อุตสาหกรรม จำกัด	เลขที่ 72/4 หมู่ที่ 1 แขวงคลองจั่น เขตบางกะปิ กรุงเทพมหานคร	แซนนีต้า (Sanita)
6. บริษัท ไทยยันฮี แมนู แฟคเจอร์ จำกัด	เลขที่ 10/4 ถนนบางนาตราด กม.7 ตำบลบางแก้ว อำเภอเมือง จังหวัดสมุทรปราการ	ซีเลีย (Celia)
7. บริษัท ไทยเนปทีนส์ จำกัด	เลขที่ 564 หมู่ที่ 11 ถนนสุขสวัสดิ์ แขวงบางปะกอก กรุงเทพมหานคร	แวนต้า
8. ห้างหุ้นส่วนจำกัด วัฒนเสรี อุตสาหกรรม	เลขที่ 98/3 หมู่ที่ 8 แขวงบางแค เขตภาษีเจริญ กรุงเทพมหานคร	

ที่มา : จากการสำรวจของกองเศรษฐกิจอุตสาหกรรม สำนักงานปลัดกระทรวงอุตสาหกรรม

## บรรณานุกรม

- วิชิต หล่อจิระชุกุล และคณะ. เทคนิคการพยากรณ์เชิงสถิติ. กรุงเทพมหานคร :  
โครงการส่งเสริมเอกสารวิชาการ สถาบันบัณฑิตพัฒนบริหารศาสตร์
- สมภพ เจริญกุล. การตัดสินใจในทางการตลาดโดยอาศัยเทคนิคเชิงปริมาณ.  
กรุงเทพมหานคร : คณะพาณิชยศาสตร์และการบัญชี จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย,  
2525.
- อุมาพร ชูชีพศิริส. รายงานภาวะเศรษฐกิจอุตสาหกรรมผ้าอนามัย. กรุงเทพมหานคร :  
ฝ่ายนโยบาย 1 กองเศรษฐกิจอุตสาหกรรม สำนักงานปลัดกระทรวง-  
อุตสาหกรรม, 2528.
- บุญเกิด สุทธิทรัพย์. บรรณาธิการ. "กลไกพื้นฐานทางธุรกิจสำหรับเจ้าของสินค้า,"  
ทำเนียบบริษัทธุรกิจไทย 2528 ฉบับพิเศษ ประชาชาติธุรกิจ  
กระทรวงอุตสาหกรรม. "ประกาศกระทรวงอุตสาหกรรม ฉบับที่ 393 ออกตามความ  
ในพระราชบัญญัติมาตรฐานผลิตภัณฑ์อุตสาหกรรม พ.ศ. 2511 เรื่องกำหนด  
มาตรฐานผลิตภัณฑ์อุตสาหกรรมผ้าอนามัย." 2522.
- เสนาะ สัจจมา. บรรณาธิการ. "ผ้าอนามัย 46 ล้าน." นิตยสารคู่แข่ง 2  
(มกราคม 2525):14.
- \_\_\_\_\_. บรรณาธิการ. "ข่าวสถิติและข้อมูล." นิตยสารคู่แข่ง 2  
(กุมภาพันธ์ 2525):60-61.
- \_\_\_\_\_. บรรณาธิการ. "ราคาข้อมูล." นิตยสารคู่แข่ง 2  
(กันยายน 2525):11.
- \_\_\_\_\_. บรรณาธิการ. "ข่าวในแวดวง." นิตยสารคู่แข่ง 2  
(ตุลาคม 2525):18.
- \_\_\_\_\_. บรรณาธิการ. "สรุปข่าวจากศูนย์ข้อมูล." นิตยสารคู่แข่ง 3  
(เมษายน 2526):99.

- \_\_\_\_\_ . บรรณาธิการ. "ข่าวสถิติและข้อมูล." นิตยสารคู่แข่ง 4  
(มกราคม 2527):86.
- \_\_\_\_\_ . บรรณาธิการ. "ตลาดผ้าอนามัย 800 ล้าน." นิตยสารคู่แข่ง 4  
(มีนาคม 2527):135-150.
- \_\_\_\_\_ . บรรณาธิการ. "ข่าวในแวดวง." นิตยสารคู่แข่ง 4  
(มิถุนายน 2527):37.
- \_\_\_\_\_ . บรรณาธิการ. "โลกข้อมูล." นิตยสารคู่แข่ง 4  
(มิถุนายน 2527):48-49,82.
- \_\_\_\_\_ . บรรณาธิการ. "ข่าวในแวดวง." นิตยสารคู่แข่ง 4  
(สิงหาคม 2527):154-162.
- \_\_\_\_\_ . บรรณาธิการ. "ข่าวในแวดวง." นิตยสารคู่แข่ง 4  
(พฤศจิกายน 2527):43-47.
- \_\_\_\_\_ . บรรณาธิการ. "โลกข้อมูล." นิตยสารคู่แข่ง 5  
(มิถุนายน 2528):15-16.
- \_\_\_\_\_ . บรรณาธิการ. "ข่าวในแวดวง." นิตยสารคู่แข่ง 5  
(กันยายน 2528):16-18.
- สุภภรณ์ พลนิกร. ผู้จัดการผลิตภัณฑ์อนามัยเด็กซ์นิวพีร์ค้อม ในช่วงเวลาดังกล่าว,  
สัมภาษณ์. 10 มกราคม 2530 .
- Buffa , Elwood S. Modern Production / Operations Management  
New York : John Wiley & sons , 1980.
- C. Wheelwright, Steven & Makridakis , Spyros. Forecasting  
Methods for Management. New York : John Wiley & sons  
1980.
- Kotler , Philip. Marketing Management analysis , planing and  
control. New Jersey: Prentice-Hall , 1980.
- Lilien , Gary L , and Philip , Kotler. Marketing Decision  
Making. New York : Harper & Row , 1983.

## ประวัติผู้วิจัย

ชื่อ นายอดุล ชาวละออ  
 วุฒิการศึกษา นิติศาสตรบัณฑิต มหาวิทยาลัยธรรมศาสตร์  
 การทำงาน พ.ศ. 2526 - 2528 ตำแหน่งผู้จัดการฝ่ายบัญชี  
 บริษัท นินจา เอนเทอเทนเมนท์ ปรเจกต์ จำกัด  
 พ.ศ. 2528 - ปัจจุบัน ตำแหน่งผู้จัดการแผนกบัญชี  
 บริษัท อิมพีเรียล อินเตอร์เนชั่นแนล คีพาร์ทเม้นท์ส จำกัด



ศูนย์วิทยทรัพยากร  
 จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย