

## 10. การพยากรณ์สำหรับฤดูกาล (Seasonal Forecasting)

- ▶ ฤดูกาล หมายถึง ลักษณะของการเพิ่มขึ้นหรือลดลงอย่างเป็นรูปแบบในแต่ละช่วงเหตุการณ์ที่เป็นลักษณะฤดูกาล
  - รายปี
    - การเปลี่ยนแปลงสภาพอากาศ
    - เทศกาลและวันหยุดต่างๆ
  - รายวัน รายสัปดาห์ รายเดือน และอื่นๆที่สามารถมองเห็นรูปแบบการขึ้นลงของความต้องการสินค้าได้อย่างชัดเจน
- ▶ มักแสดงค่าส่วนที่เปลี่ยนแปลงไปจากยอดขายเฉลี่ย
  - ตัวแบบเชิงบวก
  - ตัวแบบเชิงทริคูล

### 10.1 การคำนวณดัชนีฤดูกาลวิธีอัตราส่วน

- วิธีนี้เหมาะสำหรับข้อมูลที่มีลักษณะคงที่หรือมีแนวโน้มรวมทั้งมีฤดูกาล
- สามารถคำนวณดัชนีฤดูกาลได้ 4 ขั้นตอนดังนี้
  - 1) จำนวนหาสมการเส้นตรงมีความชัน  $F_t = a + bt$
  - 2) นำสมการที่ได้คำนวณค่า  $F_t$  เมื่อ  $t$  มีค่าตั้งแต่ 1 จนถึง  $n$  คือช่วงเวลาสุดท้ายที่มีข้อมูลยอดขายจริง
  - 3) จำนวนค่าอัตราส่วน จาก ข้อมูลจริง/ค่าพยากรณ์ ( $A_t / F_t$ )
  - 4) นำอัตราส่วนที่คำนวณได้ของแต่ละฤดูกาลมาหาค่าเฉลี่ยค่าเฉลี่ยที่ได้จะเป็นดัชนีฤดูกาล

**ตัวอย่างที่ 1.10** บริษัทนริจำกัด เป็นจำหน่ายน้ำยาเคลือบกระจก ซึ่งจะมี ยอดจำหน่ายสูงในช่วงฤดูที่มีฝน ข้อมูลยอดขาย แสดงในตารางด้านล่าง  
 ก. จงคำนวณหาดัชนีฤดูกาลในแต่ละไตรมาส โดยใช้วิธีอัตราส่วน  
 ข. จงพยากรณ์ความต้องการสินค้าในปี 2547 สำหรับแต่ละไตรมาส

ปี พ.ศ.	ไตรมาสที่	ยอดจำหน่าย (พันขวด)
2544	1	73
	2	104
	3	168
	4	74
2545	1	65
	2	82
	3	124
	4	52
2546	1	89
	2	146
	3	205
	4	98

1) จำนวนหาสมการเส้นตรงมีความชัน  $F_t = a + bt$

$$b = \frac{n \sum t A_t - \sum t \sum A_t}{n \sum t^2 - (\sum t)^2}$$

$$a = \frac{\sum A_t - b \sum t}{n}$$

ทำการหาค่าต่างๆที่จะมาแทนในสูตรได้ตั้งตาราง แทนค่าลงในสมการเพื่อหาค่า  $a$  และ  $b$  จะได้

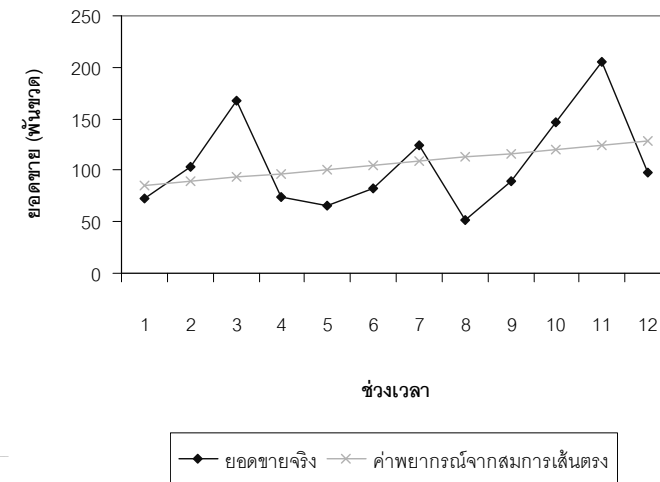
$$b = \frac{n \sum t A_t - \sum t \sum A_t}{n \sum t^2 - (\sum t)^2} = \frac{(12 \times 8874) - (78 \times 1280)}{(12 \times 650) - 650^2} = 3.87$$

$$a = \frac{\sum A_t - b \sum t}{n} = \frac{1280 - (3.87 \times 78)}{12} = 81.48$$

$$\therefore F_t = 81.48 + 3.87t$$

2) นำสมการที่ได้คำนวณค่า  $F_t$  เมื่อ  $t$  มีค่าตั้งแต่ 1 จนถึงช่วงเวลาสุดท้ายที่มีข้อมูลยอดขายจริง

ปี พ.ศ.	ไตรมาสที่	t	ยอดขายจริง $A_t$	ค่าพยากรณ์ $F_t$
2544	1	1	73	85
	2	2	104	89
	3	3	168	93
	4	4	74	97
2545	1	5	65	101
	2	6	82	105
	3	7	124	109
	4	8	52	112
2546	1	9	89	116
	2	10	146	120
	3	11	205	124
	4	12	98	128



3) คำนวณค่าอัตราส่วน จาก ข้อมูลจริง/ค่าพยากรณ์ ( $A_t/F_t$ )

ไตรมาสที่	t	$A_t$	$F_t$	$A_t/F_t$
1	1	73	85	0.86
2	2	104	89	1.17
3	3	168	93	1.80
4	4	74	97	0.76
1	5	65	101	0.64
2	6	82	105	0.78
3	7	124	109	1.14
4	8	52	112	0.46
1	9	89	116	0.77
2	10	146	120	1.21
3	11	205	124	1.65
4	12	98	128	0.77

4) นำอัตราส่วนที่คำนวณได้ของแต่ละฤดูกาลมาหาค่าเฉลี่ย ค่าเฉลี่ยที่ได้จะเป็นดัชนีฤดูกาล

ไตรมาสที่	พ.ศ. 2544	พ.ศ. 2545	พ.ศ. 2546	ค่าเฉลี่ย
1	0.86	0.64	0.77	$(0.86+0.64+0.77) / 3 = 0.76$
2	1.17	0.78	1.21	$(1.17+0.78+1.21) / 3 = 1.06$
3	1.80	1.14	1.65	$(1.80+1.14+1.65) / 3 = 1.53$
4	0.76	0.46	0.77	$(0.76+0.46+0.77) / 3 = 0.66$

- ค่าจำนวนค่า  $F_t$  จากสมการเส้นตรงที่หาได้สำหรับค่า  $t=13, 14, 15$  และ  $16$

$$F_{13} = 81.48 + 3.87(13) = 131.79$$

$$F_{14} = 81.48 + 3.87(14) = 135.66$$

$$F_{15} = 81.48 + 3.87(15) = 139.53$$

$$F_{16} = 81.48 + 3.87(16) = 143.40$$

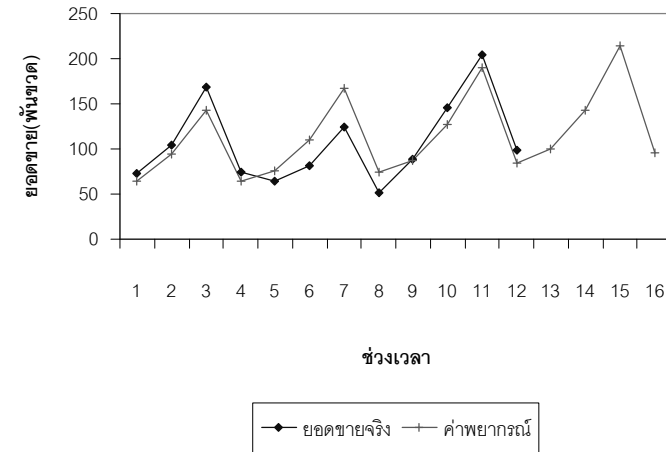
- นำค่าดัชนีฤดูกาลของแต่ละไตรมาสมาคูณกับค่า  $F_t$  ที่คำนวณได้จากสมการเส้นตรง ก็จะได้ค่าพยากรณ์ที่รวมอิทธิพลของแนวโน้มและฤดูกาลไว้ด้วยกัน

$$t=13 \text{ ตรงกับไตรมาสที่ 1, } F_{13(\text{season})} = 131.79(0.76) = 99.51 \text{ พันขวด}$$

$$t=14 \text{ ตรงกับไตรมาสที่ 2, } F_{14(\text{season})} = 135.66(1.06) = 143.06 \text{ พันขวด}$$

$$t=15 \text{ ตรงกับไตรมาสที่ 3, } F_{15(\text{season})} = 139.53(1.53) = 213.92 \text{ พันขวด}$$

$$t=16 \text{ ตรงกับไตรมาสที่ 4, } F_{16(\text{season})} = 143.40(0.66) = 95.21 \text{ พันขวด}$$



## 10.2 การคำนวณดัชนีฤดูกาลโดยวิธีค่าเฉลี่ย

- ▶ ง่าย รวดเร็ว นิยมใช้มากกว่าวิธีอัตราส่วน
- ▶ มี 3 ขั้นตอน
  - ค่าจำนวนค่าเฉลี่ยของข้อมูลยอดขายจริง ของแต่ละฤดูกาล เก็บเป็น (1)
  - ค่าจำนวนค่าเฉลี่ยของข้อมูลยอดขายจริง ทั้งหมด เก็บเป็น (2)
  - ค่าดัชนีฤดูกาลจาก (1) / (2)

ไตรมาสที่	พ.ศ. 2544	พ.ศ. 2545	พ.ศ. 2546	ค่าเฉลี่ยแต่ละฤดูกาล
				(1)
1	73	65	89	75.67
2	104	82	146	110.67
3	168	124	205	165.67
4	74	52	98	74.67

ไตรมาสที่	พ.ศ. 2544	พ.ศ. 2545	พ.ศ. 2546	ค่าเฉลี่ยแต่ละ ฤดูกาล	ค่าเฉลี่ย ทั้งหมด
				(1)	(2)
1	73	65	89	75.67	106.67
2	104	82	146	110.67	106.67
3	168	124	205	165.67	106.67
4	74	52	98	74.67	106.67

ไตรมาสที่	พ.ศ. 2544	พ.ศ. 2545	พ.ศ. 2546	ค่าเฉลี่ยแต่ละ ฤดูกาล	ค่าเฉลี่ย ทั้งหมด	ดัชนีฤดูกาล
				(1)	(2)	(1) / (2)
1	73	65	89	75.67	106.67	0.71
2	104	82	146	110.67	106.67	1.04
3	168	124	205	165.67	106.67	1.55
4	74	52	98	74.67	106.67	0.70

## 11. เทคนิคการพยากรณ์สำหรับวัฏจักร (Cyclical Forecasting Technique)

- ▶ อิทธิพลของวัฏจักรจะทำให้กราฟข้อมูลยอดขายจริงมีลักษณะขึ้นลงคล้ายกับเส้นกราฟที่ได้จากอิทธิพลของฤดูกาล
- ▶ กินช่วงเวลาที่นานกว่า โดยทั่วไปถ้าวัฏระยะห่างระยะจุดสูงสุดหรือจุดต่ำสุดของเส้นกราฟจะอยู่ประมาณ 2 ถึง 6 ปี
- ▶ การพยากรณ์จะทำได้ยากเนื่องจากความยากในการหาจุดหักเหหรือจุดเปลี่ยนแปลงของความต้องการสินค้า
- ▶ วิธีที่แนะนำให้ใช้คือ
  - วิธีการพยากรณ์อย่างง่าย (Naïve Model)
  - วิธีค่าเฉลี่ยเคลื่อนที่ (Moving Average) ในช่วงสั้นๆ
  - เทคนิคการพยากรณ์แบบความสัมพันธ์

## เทคนิคการพยากรณ์แบบความสัมพันธ์ Associative Model (Causal Model)

- ▶ แบ่งเป็น
- ▶ การวิเคราะห์เชิงถดถอย
- ▶ การวิเคราะห์สหสัมพันธ์

## Associative Forecasting

*Used when changes in one or more independent variables can be used to predict the changes in the dependent variable*

*Most common technique is linear regression analysis*

*We apply this technique just as we did in the time series example*

## 11. Associative Forecasting

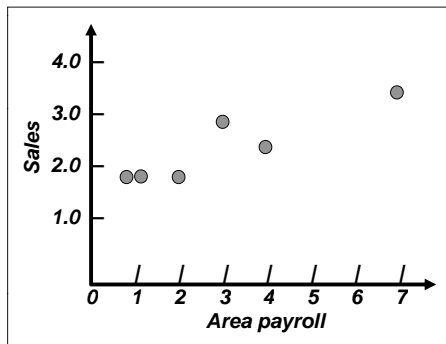
*Forecasting an outcome based on predictor variables using the least squares technique*

$$\hat{y} = a + bx$$

where  $\hat{y}$  = computed value of the variable to be predicted (dependent variable)  
 $a$  = y-axis intercept  
 $b$  = slope of the regression line  
 $x$  = the independent variable though to predict the value of the dependent variable

### Associative Forecasting Example

Sales (\$000,000), y	Local Payroll (\$000,000,000), x
2.0	1
3.0	3
2.5	4
2.0	2
2.0	1
3.5	7



### Associative Forecasting Example

Sales, y	Payroll, x	$x^2$	xy
2.0	1	1	2.0
3.0	3	9	9.0
2.5	4	16	10.0
2.0	2	4	4.0
2.0	1	1	2.0
3.5	7	49	24.5
$\Sigma y = 15.0$	$\Sigma x = 18$	$\Sigma x^2 = 80$	$\Sigma xy = 51.5$

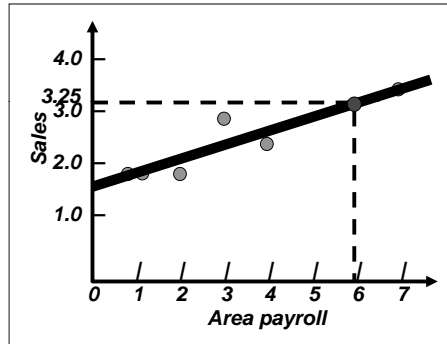
## Associative Forecasting Example

$$\hat{y} = 1.75 + .25x \quad \text{Sales} = 1.75 + .25(\text{payroll})$$

If payroll next year is estimated to be \$600 million, then:

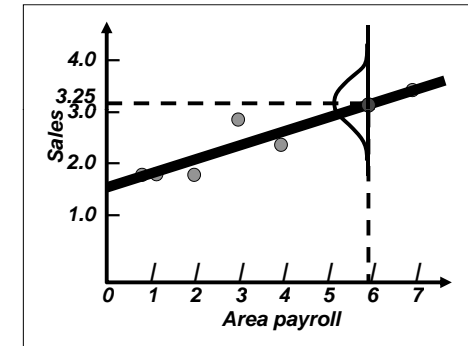
$$\text{Sales} = 1.75 + .25(6)$$

$$\text{Sales} = \$325,000$$



## Standard Error of the Estimate

- ☑ A forecast is just a point estimate of a future value
- ☑ This point is actually the mean of a probability distribution



## Standard Error of the Estimate

$$S_{y,x} = \sqrt{\frac{\sum(y - y_c)^2}{n - 2}}$$

where  $y$  = y-value of each data point

$y_c$  = computed value of the dependent variable, from the regression equation

$n$  = number of data points

## Standard Error of the Estimate

Computationally, this equation is considerably easier to use

$$S_{y,x} = \sqrt{\frac{\sum y^2 - a\sum y - b\sum xy}{n - 2}}$$

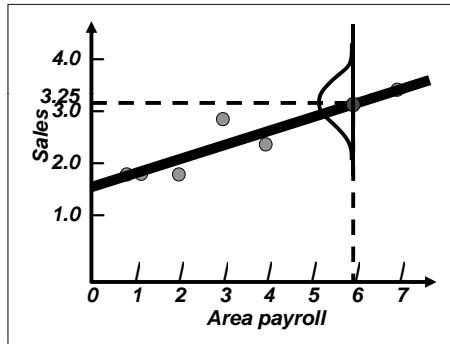
We use the standard error to set up prediction intervals around the point estimate

## Standard Error of the Estimate

$$S_{y,x} = \sqrt{\frac{\sum y^2 - a\sum y - b\sum xy}{n-2}} = \sqrt{\frac{39.5 - 1.75(15) - .25(51.5)}{6-2}}$$

$$S_{y,x} = .306$$

The standard error of the estimate is \$30,600 in sales

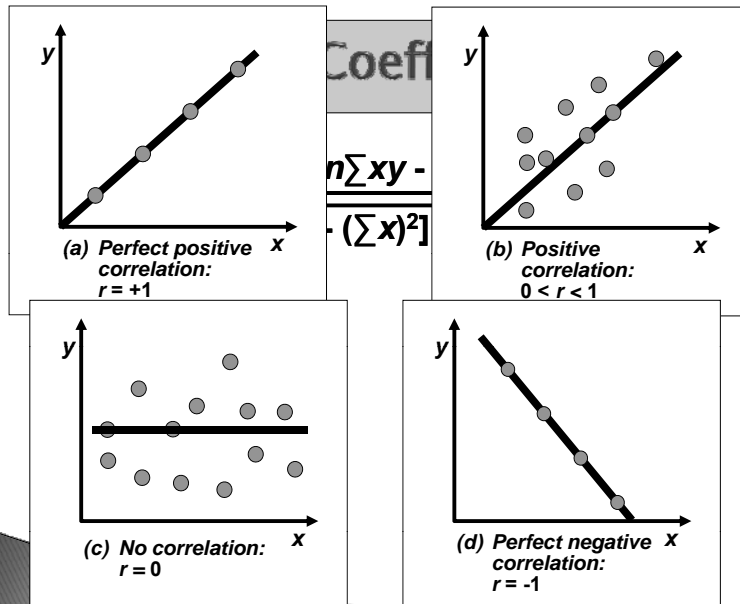


## 12. Correlation

- How strong is the linear relationship between the variables?
- Correlation does not necessarily imply causality!
- Coefficient of correlation,  $r$ , measures degree of association

- Values range from  $-1$  to  $+1$

$$r = \frac{n\sum xy - \sum x \sum y}{\sqrt{[n\sum x^2 - (\sum x)^2][n\sum y^2 - (\sum y)^2]}}$$



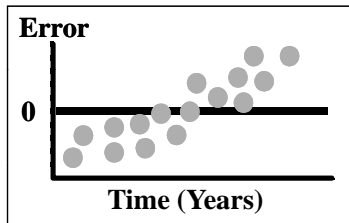
## Guidelines for Selecting Forecasting Model

- ▶ You want to achieve:
  - No pattern or direction in forecast error
  - Error = (Actual - Forecast)
  - Seen in plots of errors over time
  - Smallest forecast error
    - Mean square error (MSE)
    - Mean absolute deviation (MAD)
    - Mean Absolute Percent Error (MAPE)

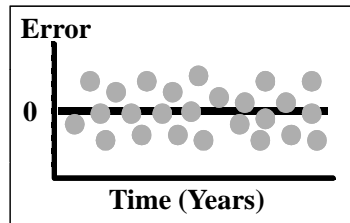
## Pattern of Forecast Error



Trend Not Fully Accounted for



Desired Pattern



## Forecast Error Equations

- Mean Absolute Deviation (MAD)

$$MAD = \frac{\sum |actual - forecast|}{n} = \frac{\sum |A_t - F_t|}{n} = \frac{\sum |e_t|}{n}$$

- Mean Square Error (MSE)

$$MSE = \frac{\sum (actual - forecast)^2}{n} = \frac{\sum (A_t - F_t)^2}{n} = \frac{\sum (e_t)^2}{n}$$

- Mean Absolute Percent Error (MAPE)

$$MAPE = \frac{100 \sum_{i=1}^n |actual_i - forecast_i| / actual_i}{n}$$

## Comparison of Forecast Error

Quarter	Actual Tonnage Unloaded	Rounded Forecast with $\alpha = .10$	Absolute Deviation for $\alpha = .10$	Rounded Forecast with $\alpha = .50$	Absolute Deviation for $\alpha = .50$
1	180	175	5	175	5
2	168	176	8	178	10
3	159	175	16	173	14
4	175	173	2	166	9
5	190	173	17	170	20
6	205	175	30	180	25
7	180	178	2	193	13
8	182	178	4	186	4
			<u>84</u>		<u>100</u>

## Comparison of Forecast Error

$MAD = \frac{\sum  deviations }{n}$		Rounded Forecast with $\alpha = .50$	Absolute Deviation for $\alpha = .50$
For $\alpha = .10$	$= 84/8 = 10.50$	175	5
For $\alpha = .50$	$= 100/8 = 12.50$	178	10
		173	14
		166	9
		170	20
		180	25
		193	13
		186	4
		<u>84</u>	<u>100</u>



## Comparison of Forecast Error

$$MSE = \frac{\sum (\text{forecast errors})^2}{n}$$

$$\text{For } \alpha = .10 \\ = 1,558/8 = 194.75$$

$$\text{For } \alpha = .50 \\ = 1,612/8 = 201.50$$

8	182	178	4
			84
		MAD	10.50

Rounded Forecast with $\alpha = .50$	Absolute Deviation for $\alpha = .50$
175	5
178	10
173	14
166	9
170	20
180	25
193	13
186	4
	100
	12.50

## Comparison of Forecast Error

$$MAPE = \frac{100 \sum_{i=1}^n |\text{deviation}_i / \text{actual}_i|}{n}$$

$$\text{For } \alpha = .10 \\ = 45.62/8 = 5.70\%$$

$$\text{For } \alpha = .50 \\ = 54.8/8 = 6.85\%$$

8	182	178	4	186
			84	
		MAD	10.50	
		MSE	194.75	

Rounded Forecast with $\alpha = .50$	Absolute Deviation for $\alpha = .50$
175	5
178	10
173	14
166	9
170	20
180	25
193	13
186	4
	100
	12.50

## Comparison of Forecast Error

Quarter	Actual Tonnage Unloaded	Rounded Forecast with $\alpha = .10$	Absolute Deviation for $\alpha = .10$	Rounded Forecast with $\alpha = .50$	Absolute Deviation for $\alpha = .50$
1	180	175	5	175	5
2	168	176	8	178	10
3	159	175	16	173	14
4	175	173	2	166	9
5	190	173	17	170	20
6	205	175	30	180	25
7	180	178	2	193	13
8	182	178	4	186	4
			84		100
		MAD	10.50	MAD	12.50
		MSE	194.75	MSE	201.50
		MAPE	5.70%	MAPE	6.85%

ตัวอย่างที่ 1.18 ผู้จัดการฝ่ายขายต้องการเลือกวิธีการพยากรณ์ที่เหมาะสมกับข้อมูลยอดขายจริง โดยจากข้อมูลยอดขายจริง พนักงานผู้หนึ่งที่พยากรณ์ความต้องการสินค้า ได้เสนอวิธีการพยากรณ์ 2 วิธี คือ วิธีสมการเส้นตรง และ วิธีค่าเฉลี่ยเคลื่อนที่ 2 ช่วงเวลา (MA2) จึงเปรียบเทียบวิธีการพยากรณ์ทั้งสองด้วยการคำนวณค่า MAD และ MSE และเสนอวิธีการพยากรณ์ที่เหมาะสมกว่า

- 1) วิธีสมการเส้นตรง  
สมการที่ใช้ในการพยากรณ์คือ  $F_t = 421.2 + 33.6t$   
คำนวณค่า MAD และ MSE ได้ข้อมูลดังตาราง

t	A <sub>t</sub>	F <sub>t</sub>	e <sub>t</sub>	e <sub>t</sub>	e <sub>t</sub> <sup>2</sup>
1	450	454	-4	4	16
2	495	488	7	7	49
3	518	522	-4	4	16
4	563	555	7	7	49
5	584	589	-5	5	25
				Σ e <sub>t</sub>  =27	Σe <sub>t</sub> <sup>2</sup> =155

$$MAD = \frac{\sum |e_t|}{n} = \frac{27}{5} = 5.4$$

$$MSE = \frac{\sum (e_t)^2}{n} = \frac{155}{5} = 31$$

- 2) วิธีค่าเฉลี่ยเคลื่อนที่ 2 ช่วงเวลา จะได้การคำนวณดังตารางด้านล่าง

t	A <sub>t</sub>	F <sub>t</sub>	e <sub>t</sub>	e <sub>t</sub>	e <sub>t</sub> <sup>2</sup>
1	450	-	-	-	-
2	495	-	-	-	-
3	518	473	45	45	2,025
4	563	507	56	56	3,136
5	584	541	43	43	1,849
6	-	574	-	-	-
				Σ e <sub>t</sub>  =144	Σe <sub>t</sub> <sup>2</sup> =7,010

$$MAD = \frac{\sum |e_t|}{n} = \frac{144}{3} = 48$$

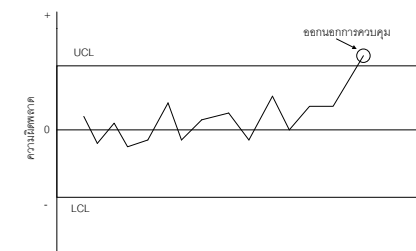
$$MSE = \frac{\sum (e_t)^2}{n} = \frac{7,010}{3} = 2,337$$

## การติดตามและควบคุมการพยากรณ์ (Forecasting Monitor and Control)

- ▶ สาเหตุของการออกนอกการควบคุมของการพยากรณ์มีได้หลายกรณี
  - วิธีการพยากรณ์ที่ใช้ไม่เหมาะสมกับลักษณะข้อมูล เนื่องจาก
    - ไม่ได้รวมตัวแปรสำคัญที่มีผลกับความต้องการสินค้าเข้าไปในวิธีการพยากรณ์
    - การเปลี่ยนแปลงของตัวแปรที่วิธีการพยากรณ์นั้นไม่ครอบคลุม เกิดตัวแปรใหม่ขึ้น เช่น คู่แข่งใหม่
  - เกิดการเปลี่ยนแปลงอย่างกะทันหัน เช่น การเกิดภัยธรรมชาติ สงคราม โรคระบาด จะมีผลกระทบกับลักษณะความต้องการสินค้า
  - วิธีการพยากรณ์ถูกนำไปใช้อย่างไม่ถูกต้อง หรือแปลความหมายจากผลการพยากรณ์ไม่ถูกต้อง

## เทคนิคที่ใช้ในการติดตามและ ควบคุมการพยากรณ์

- ▶ สัญญาณติดตาม (Tracking Signal)
- ▶ แผนภูมิควบคุม (Control Chart)



# Tracking Signal

- Measures how well forecast is predicting actual values
- Ratio of running sum of forecast errors (RSFE) to mean absolute deviation (MAD)
  - Good tracking signal has low values
- Should be within upper and lower control limits

$$TS_t = \frac{RSFE}{MAD}$$

$$= \frac{\sum e_t}{MAD_t}$$

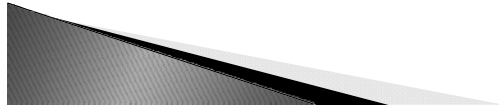
**ตัวอย่างที่ 1.19** จากกาเก็บยอดขายผลิตภัณฑ์ประจำวันขายเสื้อผ้าแห่งหนึ่งตลอด 10 เดือนที่ผ่านมา จำพยากรณ์และคำนวณค่าเฉลี่ยเคลื่อนที่ 3 วัน และพิจารณาว่าวิธีการพยากรณ์ที่ใช้อยู่ในปัจจุบันยังใช้ได้หรือไม่ โดยวิเคราะห์จากวิธีต่อไปนี้  
สัญญาณเตือน, TS โดยกำหนดที่ขีดควบคุมอยู่ที่  $\pm 5$

เดือนที่, t	A <sub>t</sub>	F <sub>t</sub>	e <sub>t</sub>
1	47	43	4
2	51	44	7
3	54	50	4
4	55	51	4
5	49	54	-5
6	46	48	-2
7	38	46	-8
8	32	44	-12
9	25	35	-10
10	24	26	-2

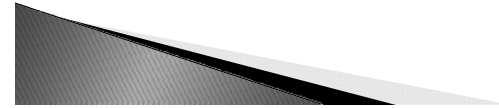
t			(1)
n	A <sub>t</sub>	F <sub>t</sub>	e <sub>t</sub>
1	47	43	4
2	51	44	7
3	54	50	4
4	55	51	4
5	49	54	-5
6	46	48	-2
7	38	46	-8
8	32	44	-12
9	25	35	-10
10	24	26	-2

t			(1)	(2)
n	A <sub>t</sub>	F <sub>t</sub>	e <sub>t</sub>	e <sub>t</sub>
1	47	43	4	4
2	51	44	7	7
3	54	50	4	4
4	55	51	4	4
5	49	54	-5	5
6	46	48	-2	2
7	38	46	-8	8
8	32	44	-12	12
9	25	35	-10	10
10	24	26	-2	2

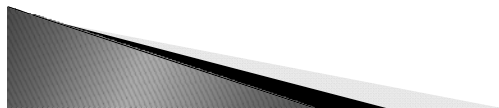
t			(1)	(2)	(3)
n	$A_t$	$F_t$	$e_t$	$ e_t $	$\Sigma e_t$
1	47	43	4	4	4
2	51	44	7	7	11
3	54	50	4	4	15
4	55	51	4	4	19
5	49	54	-5	5	14
6	46	48	-2	2	12
7	38	46	-8	8	4
8	32	44	-12	12	-8
9	25	35	-10	10	-18
10	24	26	-2	2	-20



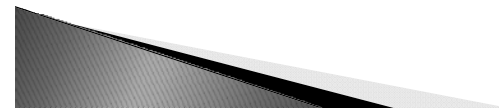
t			(1)	(2)	(3)	(4)
n	$A_t$	$F_t$	$e_t$	$ e_t $	$\Sigma e_t$	$\Sigma  e_t $
1	47	43	4	4	4	4
2	51	44	7	7	11	11
3	54	50	4	4	15	15
4	55	51	4	4	19	19
5	49	54	-5	5	14	24
6	46	48	-2	2	12	26
7	38	46	-8	8	4	34
8	32	44	-12	12	-8	46
9	25	35	-10	10	-18	56
10	24	26	-2	2	-20	58

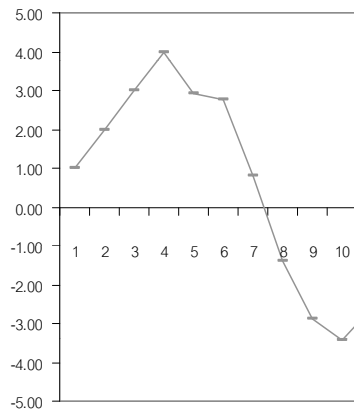


t			(1)	(2)	(3)	(4)	(5)
n	$A_t$	$F_t$	$e_t$	$ e_t $	$\Sigma e_t$	$\Sigma  e_t $	$MAD_t = \frac{\Sigma  e_t }{n}$
1	47	43	4	4	4	4	4.00
2	51	44	7	7	11	11	5.50
3	54	50	4	4	15	15	5.00
4	55	51	4	4	19	19	4.75
5	49	54	-5	5	14	24	4.80
6	46	48	-2	2	12	26	4.33
7	38	46	-8	8	4	34	4.86
8	32	44	-12	12	-8	46	5.75
9	25	35	-10	10	-18	56	6.22
10	24	26	-2	2	-20	58	5.80



t			(1)	(2)	(3)	(4)	(5)	(6)
n	$A_t$	$F_t$	$e_t$	$ e_t $	$\Sigma e_t$	$\Sigma  e_t $	$MAD_t = \frac{\Sigma  e_t }{n}$	$TS_t = \frac{\Sigma e_t}{MAD_t}$
1	47	43	4	4	4	4	4.00	1.00
2	51	44	7	7	11	11	5.50	2.00
3	54	50	4	4	15	15	5.00	3.00
4	55	51	4	4	19	19	4.75	4.00
5	49	54	-5	5	14	24	4.80	2.92
6	46	48	-2	2	12	26	4.33	2.77
7	38	46	-8	8	4	34	4.86	0.82
8	32	44	-12	12	-8	46	5.75	-1.39
9	25	35	-10	10	-18	56	6.22	-2.89
10	24	26	-2	2	-20	58	5.80	-3.45





## การเลือกวิธีการพยากรณ์

- ▶ ปัจจัยที่สำคัญมี 2 ปัจจัย
  - ความแม่นยำของการพยากรณ์
  - ค่าใช้จ่ายในการพยากรณ์
- ▶ ปัจจัยย่อยอื่นๆ
  - จำนวนข้อมูลในอดีตมากน้อยเพียงใด
  - มีคอมพิวเตอร์ช่วยประมวลผลหรือไม่
  - ผู้พยากรณ์มีความสามารถในการใช้เทคนิคการพยากรณ์มากน้อยเพียงใด
  - ระยะเวลาในการเก็บข้อมูล
    - วิธีค่าเฉลี่ยเคลื่อนที่ และ วิธีเอกซ์โปเนนเชียลปรับเรียบ เหมาะกับการพยากรณ์ระยะสั้น เพราะผลลัพธ์จากการคำนวณจะพยากรณ์เพียงช่วงเวลาถัดไปเท่านั้น
    - สมการเส้นตรงสามารถใช้พยากรณ์ในระยะยาวได้
    - การพยากรณ์เชิงคุณภาพหลายวิธีสามารถใช้พยากรณ์ระยะยาวได้ เพราะไม่ต้องใช้ข้อมูลในอดีต เช่น ความเห็นของผู้บริหาร และ วิธีเดลต้า

ปัจจัย	ระยะเวลาในการพยากรณ์		
	ระยะสั้น	ระยะปานกลาง	ระยะยาว
ความถี่ในการพยากรณ์	บ่อย	บางครั้ง	ไม่บ่อย
ประเภทสินค้าที่พยากรณ์	1 ประเภท	กลุ่มสินค้าประเภทเดียวกัน	ทุกประเภทรวมกัน
ตัวแบบการพยากรณ์	การปรับเรียบ สมการเส้นตรง การวิเคราะห์เชิงถดถอย	สมการเส้นตรง ฤดูกาล การวิเคราะห์เชิงถดถอย	แล้วแต่ผู้บริหาร
บทบาทผู้บริหาร	น้อย	ปานกลาง	มาก
ค่าใช้จ่ายในการพยากรณ์	ต่ำ	ปานกลาง	สูง

## การเลือกวิธีการพยากรณ์

- ▶ ระยะเวลา
- ▶ ความแม่นยำ
- ▶ ความเชื่อถือได้
- ▶ หน่วยวัดเหมาะสม
- ▶ เก็บเป็นเอกสาร
- ▶ ง่าย

**The End**

