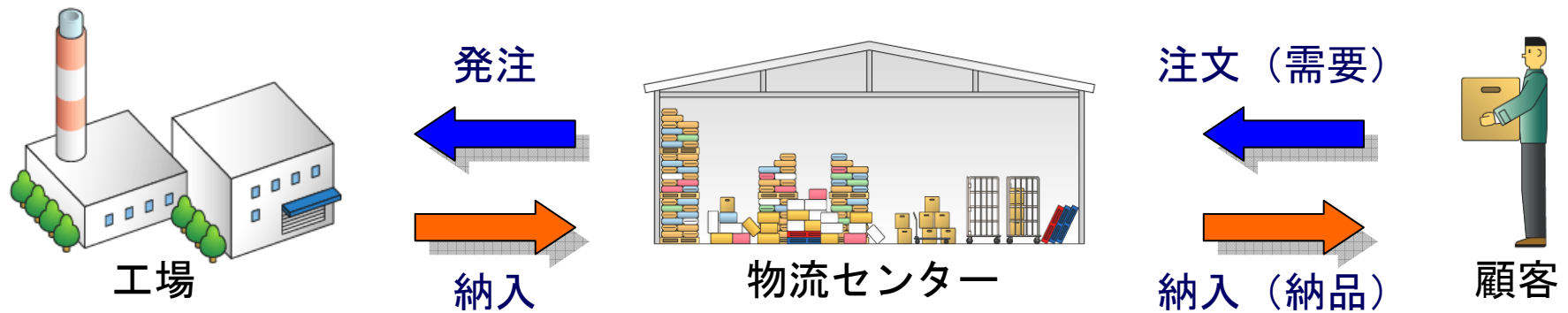


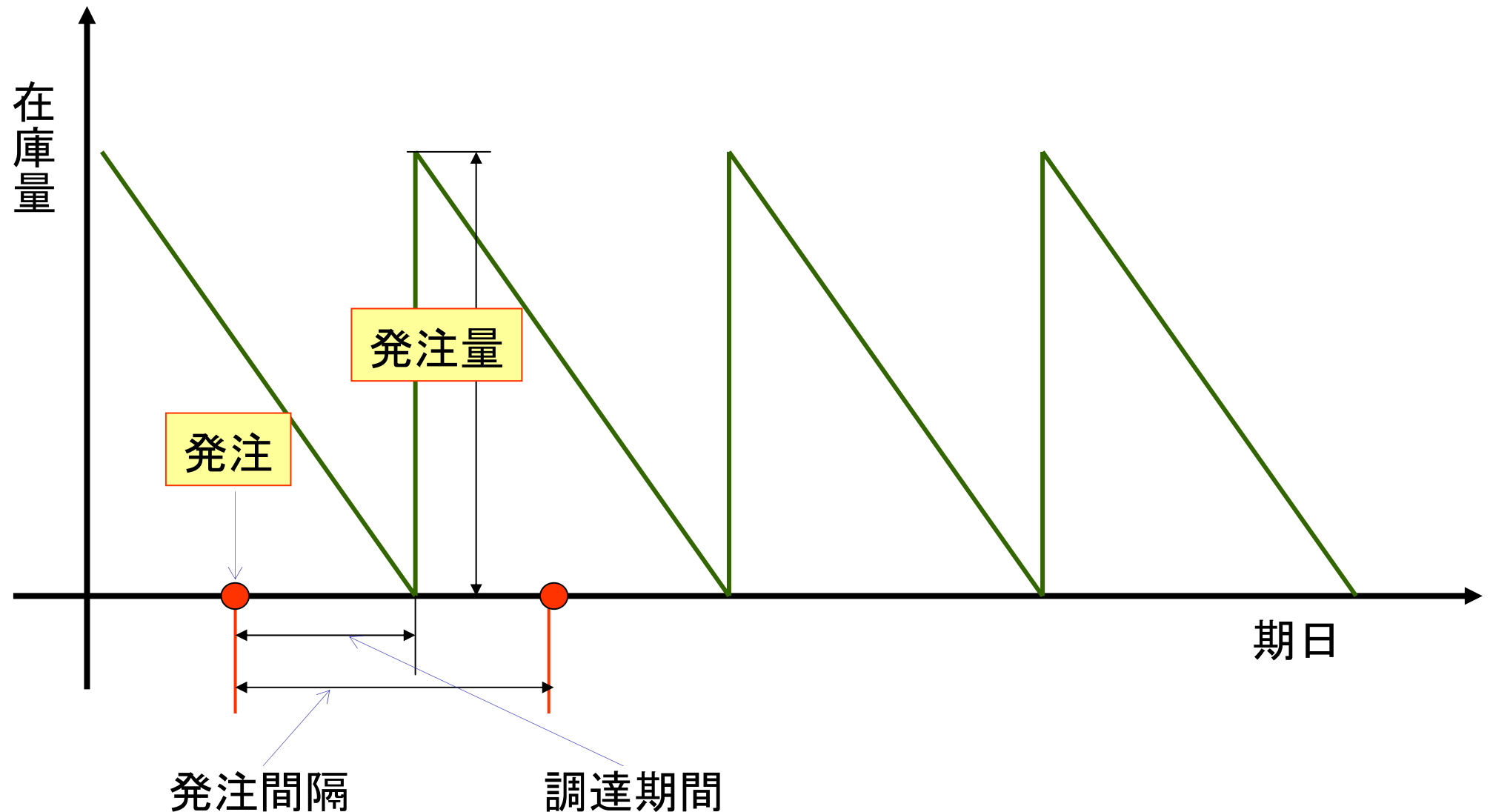
## 4. 需要予測

# 物流センターにおける発注と納入業務

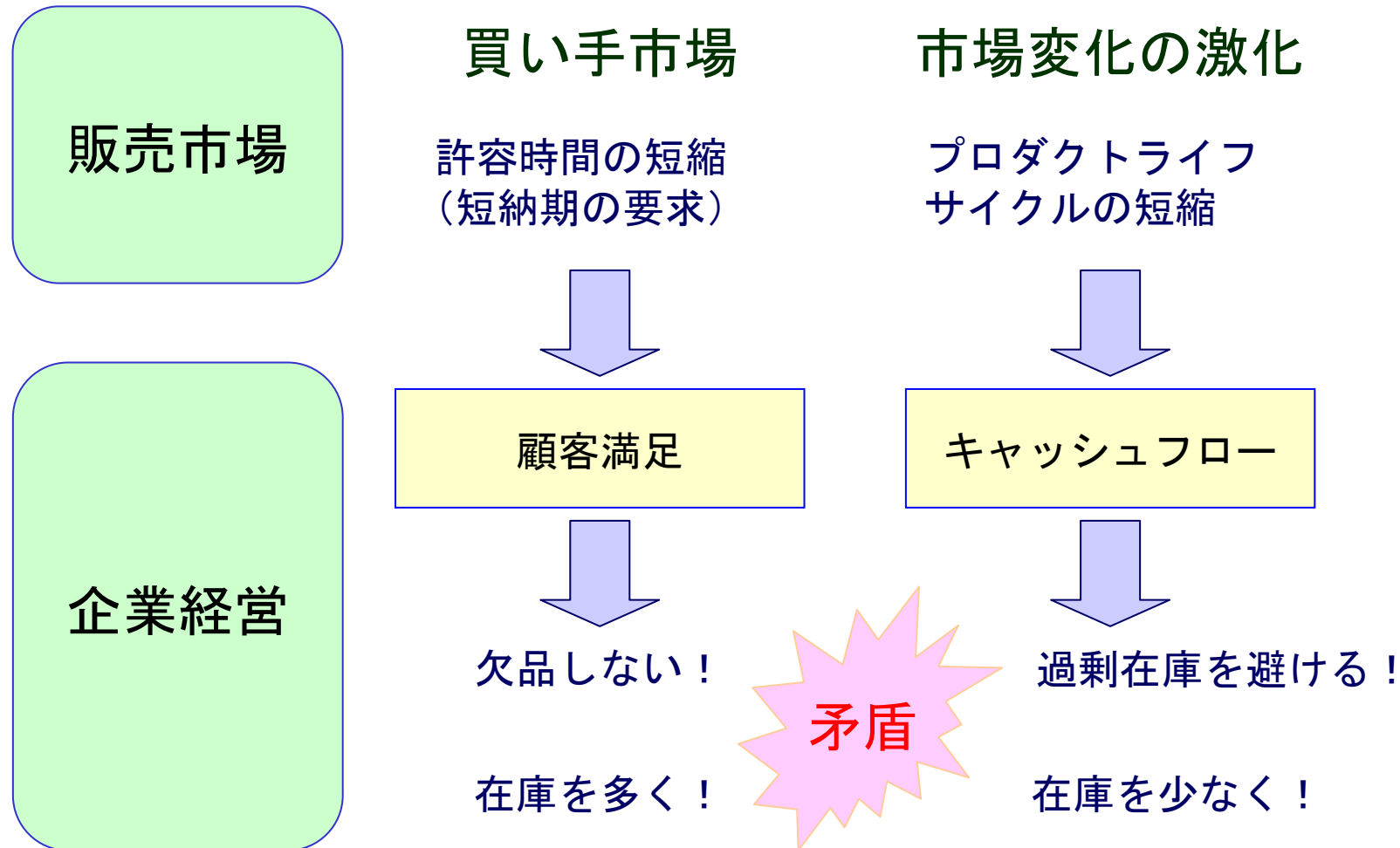


# 物流センターにおける在庫量の推移

将来売れる量を予測して、欠品する前に、発注すればよい。  
また、次の発注までに売れる量を予測して、発注量を決定すればよい。



# 需要予測の必要性



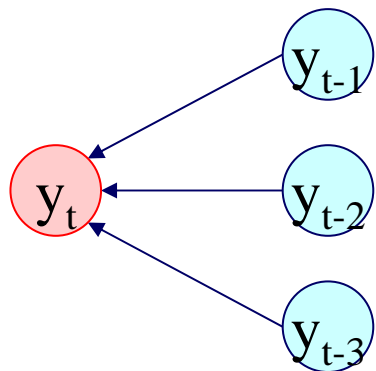
「必要なときに」、「必要なモノを」、「必要な量だけ」、顧客に供給する。  
(場所)

# 需要予測モデル

時系列データ  
目的変数 (y) のみ使用

移動平均法

指数平滑法

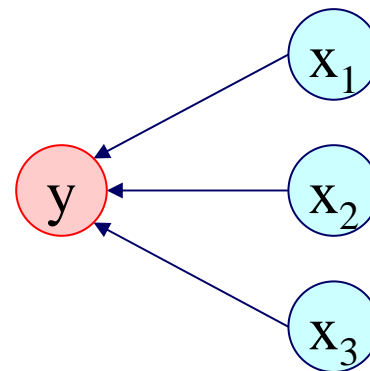


量的データ      量的データ

目的変数 (y) と説明変数 ( $x_1, x_2, \dots$ )

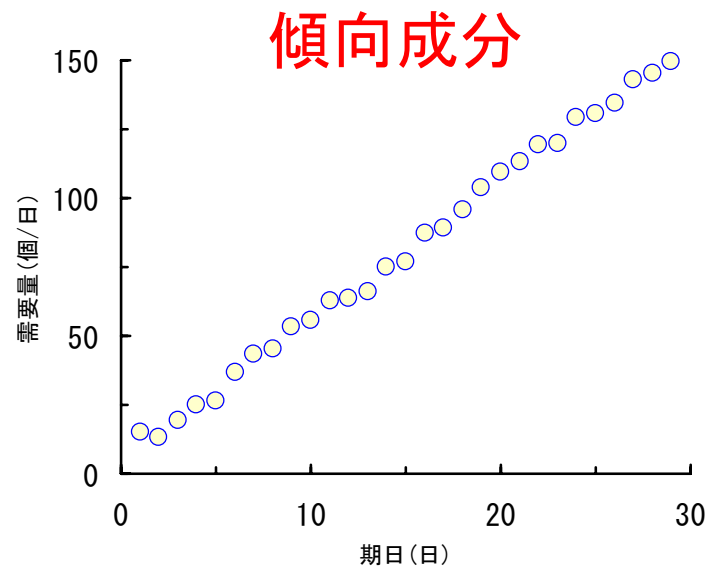
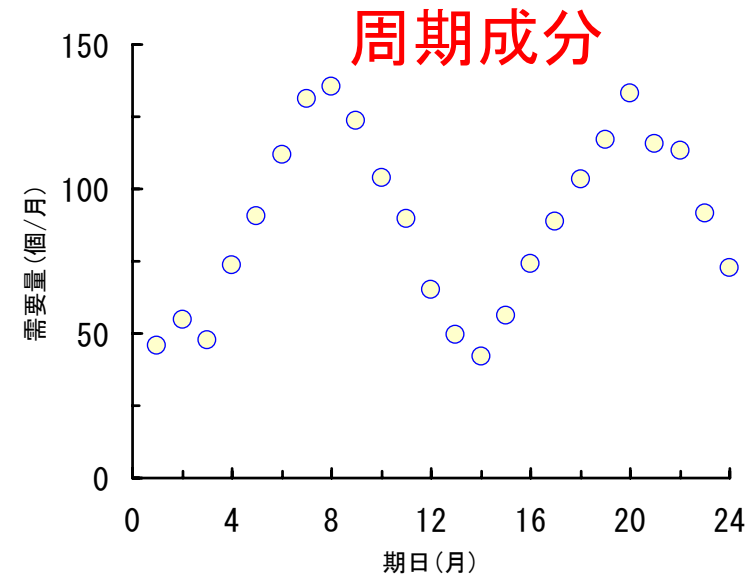
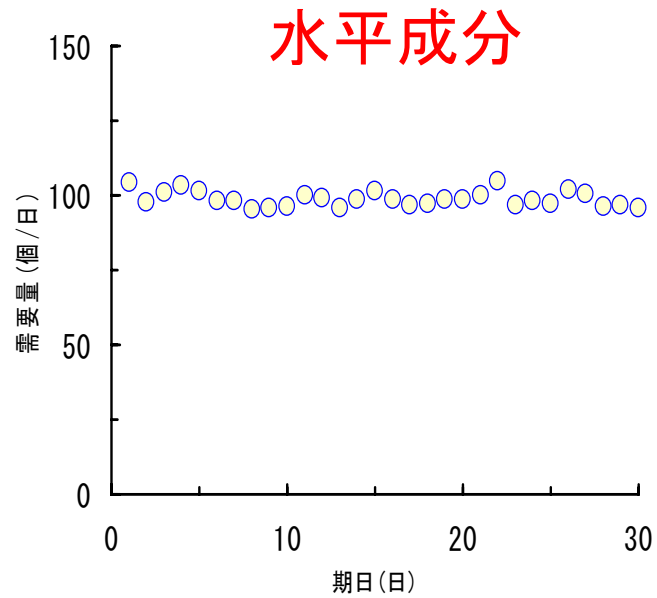
重回帰分析

数量化 I 類



量的データ      量的・質的データ

# 需要の成分分解



### ノイズ

偶然性に起因する需要変動

# 数式の表記について

期	実績値	予測値
1	$y_1$	$S_1$
2	$y_2$	$S_2$
⋮	⋮	⋮
t-1	$y_{t-1}$	$S_{t-1}$
t	$y_t$	$S_t$
t+1	$y_{t+1}$	$S_{t+1}$

$$y_1 + y_2 + y_3 + y_4 = \sum_{i=1}^4 y_i$$

# 単純平均法のモデル式

直前のn期間の平均値を求めて、今後、n期間の予測値とする。n期毎に予測を行う。

$$S_{t+1}, S_{t+2}, \dots, S_{t+n} = \frac{\sum_{m=0}^{n-1} y_{t-m}}{n}$$

$S$  予測値  
 $y$  実績値  
 $n$  次数

月	8	9	10	11	12	1	2	3	4	5	6	7
販売数量	51	61	63	40	56	54						

2月から7月までの各月の予測値は？      次数：6ヶ月

$$\begin{aligned} \text{予測値} &= (51+61+63+40+56+54) / 6 \\ &= 54.2 \end{aligned}$$



# 移動平均法のモデル式

直前のn期間の平均値を求めて、次の期の予測値とする。各期予測を行なう。

$$S_{t+1} = \frac{\sum_{m=0}^{n-1} y_{t-m}}{n}$$

$S_{t+1}$  t+1期の予測値

$y_t$  t期の実績値

$n$  次数

# 移動平均法の計算例

月	8	9	10	11	12	1	2	3	4	5	6	7
販売数量	51	61	63	40	56	54	55					

次数：6ヶ月

2月の予測値

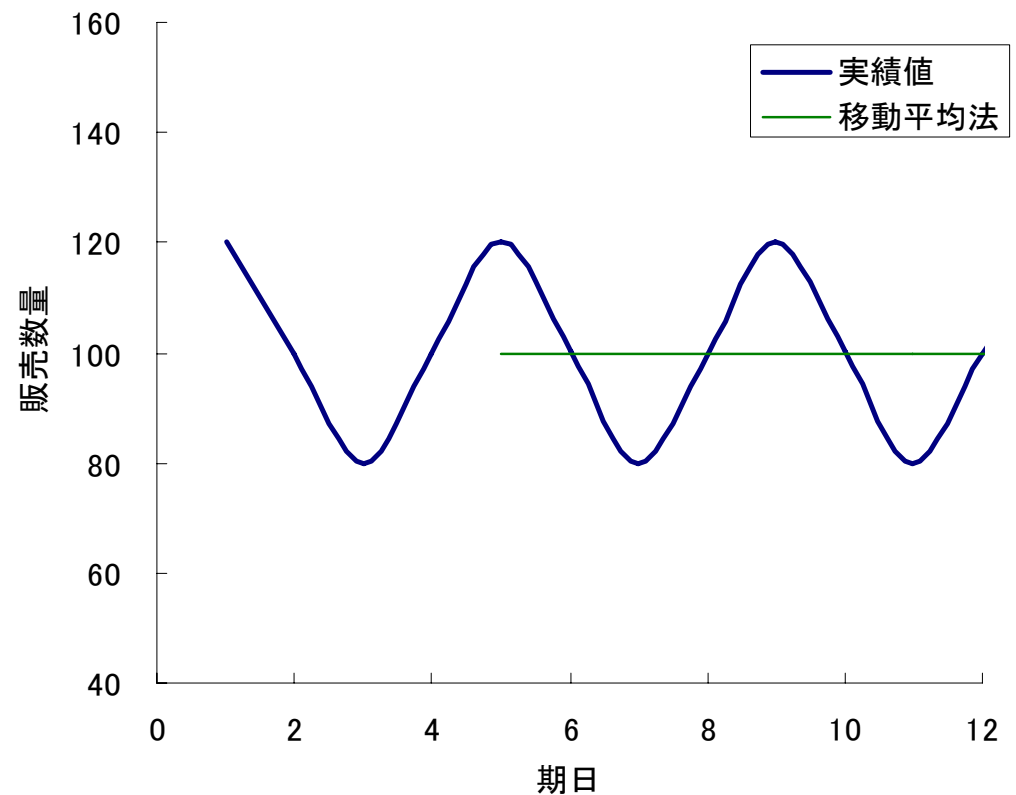
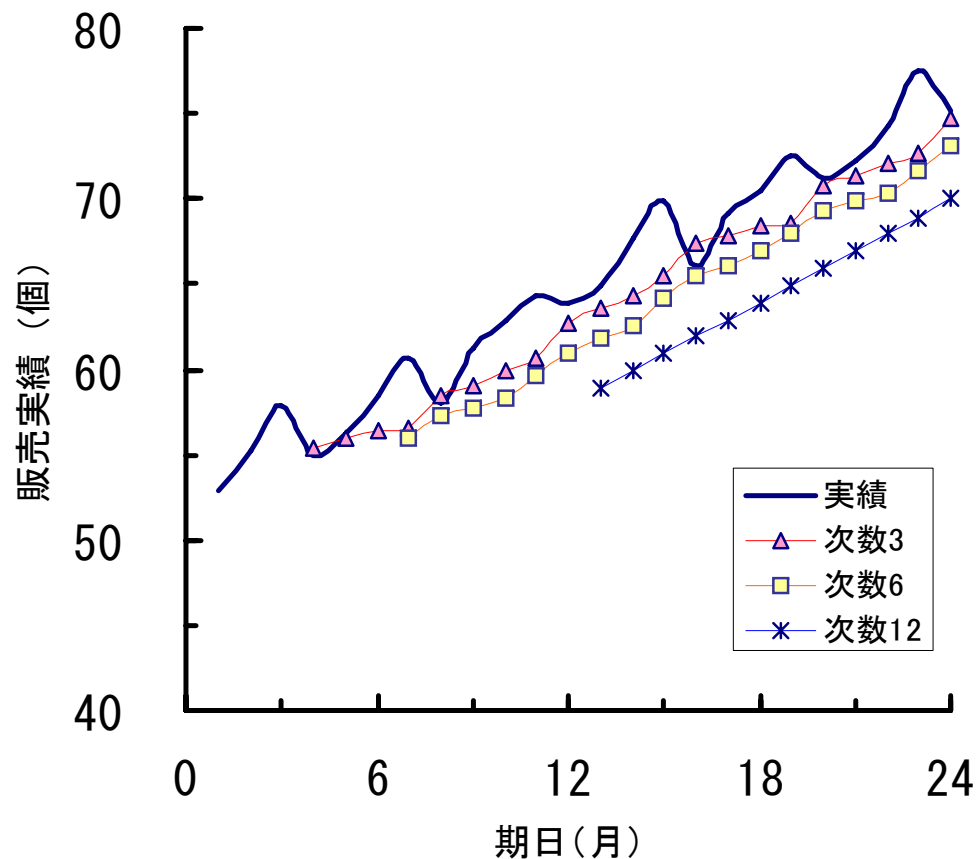
$$\begin{aligned}\text{予測値} &= (51+61+63+40+56+54) / 6 \\ &= 54.2\end{aligned}$$

3月の予測値

$$\begin{aligned}\text{予測値} &= (61+63+40+56+54+55) / 6 \\ &= 54.8\end{aligned}$$

# 移動平均法の特徴

- ①偶然性に起因する需要変動（ノイズ）を取り除いて予測できる。
- ②需要の変化（傾向・周期）への対応が遅れる。
- ③需要変動の傾向成分、周期成分を抽出できる。



# 加重移動平均法のモデル式

移動平均法の一つである。

古い需要の影響を少なくし、最新の需用変動の影響を多く取り入れる。

$$S_{t+1} = \frac{\sum_{m=0}^{n-1} w_{t-m} \cdot y_{t-m}}{\sum_{m=0}^{n-1} w_{t-m}}$$

# 加重移動平均法の計算例

月	8	9	10	11	12	1	2	3	4	5	6	7
販売数量	51	61	63	40	56	54	55					

次数：4ヶ月

2月の予測値

$$\begin{aligned}\text{予測値} &= (0.1*63+0.2*40+0.3*56+0.4*54) / (0.1+0.2+0.3+0.4) \\ &= 52.7\end{aligned}$$

3月の予測値

$$\begin{aligned}\text{予測値} &= (0.1*40+0.2*56+0.3*54+0.4*55) / (0.1+0.2+0.3+0.4) \\ &= 53.4\end{aligned}$$

# 指数平滑法

---

- ・ 旧予測値とその実績との差の影響を取りいれて、新予測値を推定しようとするものである。
- ・ (加重) 移動平均法的一种である。
- ・ (1次, 単純) 指数平滑法
- ・ ホルト法
- ・ ホルト・ウィンタース法
- ・ 可変応答平滑法

# (1次, 単純) 指数平滑法のモデル式

## Single Exponential Smoothing

$$S_{t+1} = \alpha \cdot y_t + (1 - \alpha) \cdot S_t$$

$$0 < \alpha \leq 1, \quad t \geq 1$$

$S_{t+1}$  t+1期の新予測値

$\alpha$  平滑化定数

$S_t$  t期の旧予測値

$y_t$  t期の実績値

初期値  $S_1 = y_1$

1期分のデータ

# モデル式の展開

$$S_{t+1} = \alpha \cdot y_t + (1-\alpha) \cdot S_t \longrightarrow S_t = \alpha \cdot y_{t-1} + (1-\alpha) \cdot S_{t-1}$$

$$S_{t+1} = \alpha \cdot y_t + \alpha \cdot (1-\alpha) \cdot y_{t-1} + (1-\alpha)^2 \cdot S_{t-1}$$

$$S_{t+1} = \alpha \cdot y_t + \alpha \cdot (1-\alpha) \cdot y_{t-1} + \alpha \cdot (1-\alpha)^2 \cdot y_{t-2} + \dots + \alpha \cdot (1-\alpha)^n \cdot y_{t-n} + \dots$$

$$\alpha \cdot \left\{ 1 + (1-\alpha) + (1-\alpha)^2 + \dots + (1-\alpha)^n + \dots \right\} = \alpha \cdot \frac{1}{1-(1-\alpha)} = 1$$

テイラー展開

$$\frac{1}{1-x} = 1 + x + x^2 + x^3 + \dots + x^n + \dots, \quad |x| < 1$$

