

### 3

## O Modelo SAGA de Gestão de Estoques

O Sistema SAGA, Sistema Automatizado de Gerência e Apoio, consiste de um software contendo um modelo matemático que permite fazer a previsão de itens no futuro com base nos consumos registrados no passado. O modelo se baseia em duas grandezas principais: a Média Ponderada do Consumo (MI) e a Tendência de Crescimento (TI). Para o cálculo dos consumos futuros são analisados os valores de MI e TI passados e com esses valores são calculados os valores futuros.

Os procedimentos apresentados a seguir foram retirados da documentação técnica ISDS013, [PAME, 1986].

### 3.1

#### Diferentes tipos de Consumo

Grosseiramente, existem 6 grandes tipos, ou *modelos*, de Consumo ou Vendas [PAME, 1986].

- 1) Consumos constantes;
- 2) Consumos com tendência;
- 3) Consumos sazonais;
- 4) Consumos sazonais com tendência;
- 5) Consumos em falésia;
- 6) Consumos aleatórios.

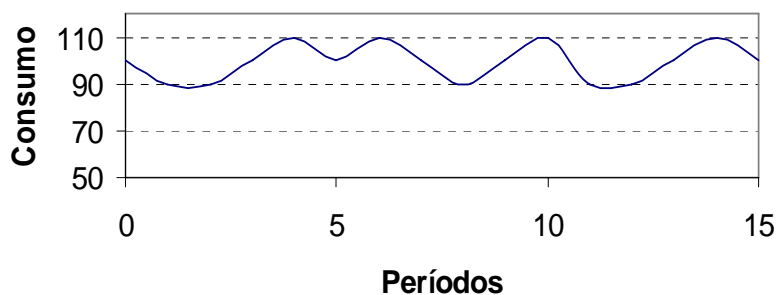
### 3.2

#### Os Consumos constantes

Neste tipo, o consumo a cada período (ano, mês, semana, dia etc) varia em torno de um nível médio aproximadamente constante. Se por exemplo são

consumidas, em média, 100 peças por mês, para fazer a previsão basta extrapolar esta média.

### Curva de Consumo Constante



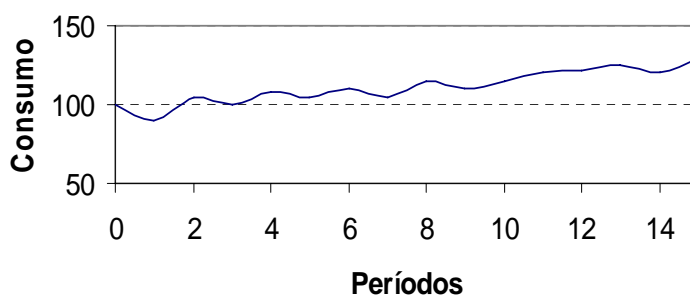
fonte: ISDS 013, 1986

## 3.3

### Os Consumos com tendência

Neste tipo, o consumo médio aumenta ou diminui a cada período de uma quantidade média aproximadamente constante. Se, por exemplo, o consumo médio, tem tendência a aumentar 10 peças por mês, basta determinar a reta de tendência e extrapolá-la para fazer a previsão.

### Curva de Consumo Com Tendência



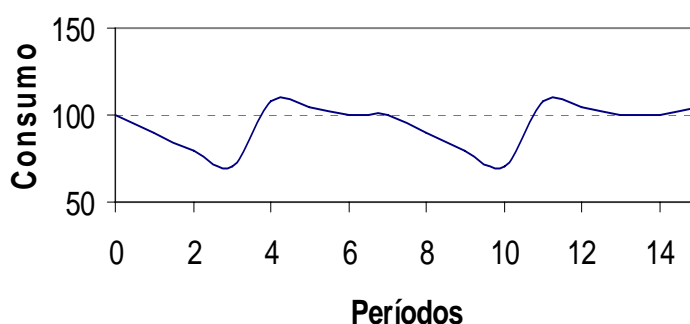
fonte: ISDS 013, 1986

### 3.4

#### Os Consumos sazonais

Neste tipo, o consumo varia entre máximos e mínimos repetitivamente. Por exemplo: o consumo de sorvetes possui máximo no verão e mínimo no inverno.

**Curva de Consumo com Sazonalidade**



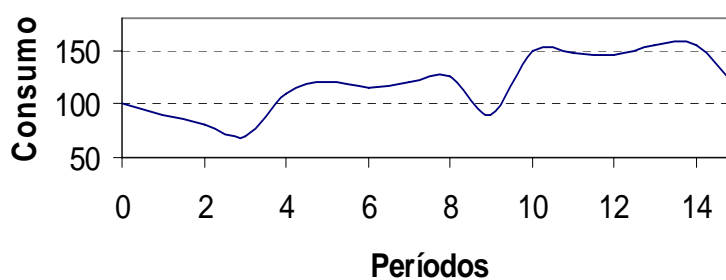
fonte: ISDS 013, 1986

### 3.5

#### Os Consumos sazonais com tendência

Este modelo é uma combinação dos modelos de consumo com tendência e consumo sazonal. O consumo, nos pontos máximos e mínimos, varia regularmente, mas com tendência a aumentar ou diminuir.

**Curva de Consumo com Sazonalidade e Tendência**



fonte: ISDS 013, 1986

### 3.6

#### Os Consumos em falésia

Neste tipo, o consumo permanece nulo por vários períodos e subitamente é dada a saída do estoque de uma grande quantidade de itens.

### 3.7

#### Os Consumos aleatórios

Neste tipo, os consumos são totalmente aleatórios, sem aparentemente nenhuma regra ou explicação. Em geral, os consumos aleatórios são os que mais se identificam com a previsão de peças sobressalentes eletrônicas.

### 3.8

#### Apresentação do Modelo

O modelo pode ser descrito em duas etapas:

- 1) inicialização; e
- 2) estimativa dos valores futuros.

#### 3.8.1

##### Inicialização

Na inicialização o Sistema assume valores iniciais para  $\alpha$  (coeficiente de amortecimento do nível) e  $\beta$  (coeficiente de amortecimento da tendência) de um conjunto de valores pré-definidos, e escolhe o par  $\alpha$  e  $\beta$  que melhor representa a série. Em outras palavras o par que apresenta menor Erro Médio Absoluto (EMA). Valores iniciais de  $\alpha$  e  $\beta$  para escolha do melhor par:

$\alpha$	0,10	0,10	0,10	0,15	0,15	0,15	0,20	0,20	0,20	0,30	0,30	0,30
$\beta$	0,40	0,20	0,10	0,40	0,20	0,10	0,40	0,20	0,10	0,40	0,20	0,10

Valores diferentes de  $\alpha$  e  $\beta$  podem ser introduzidos manualmente.

Duas situações são possíveis:

- 1) Existe uma série histórica do consumo  $\rightarrow$  Neste caso o sistema modela a série e calcula o Erro Médio Absoluto (EMA) da previsão, para cada par  $\alpha$  e  $\beta$ . O par escolhido será o que apresentar o menor EMA;
- 2) Não existe série histórica do consumo  $\rightarrow$  Neste caso o sistema estima o consumo futuro considerando  $\alpha = 1$  para a primeira previsão,  $\alpha = 0,8$  para a segunda previsão,  $\alpha = 0,6$  para a terceira previsão,  $\alpha = 0,4$  para a quarta previsão,  $\alpha = 0,2$  para a quinta previsão e  $\alpha = 0,15$  para a sexta previsão. Na sétima previsão o sistema considera que já existe uma série histórica de consumo.

### 3.8.2

#### Cálculo das Previsões

O cálculo das previsões de consumo é feito usando as fórmulas abaixo descritas:

$$L_t = \alpha Q_t + (1 - \alpha) \hat{M}_t \quad \rightarrow \text{Nível no mês } t$$

$$T_t = \beta (L_t - L_{t-1}) + (1 - \beta) T_{t-1} \quad \rightarrow \text{Tendência no mês } t$$

$$\hat{M}_{t+1} = L_t + T_t \quad \rightarrow \text{Previsão de consumo para o mês } t+1$$

$$Q_t \quad \rightarrow \text{Consumo real no mês } t$$

### 3.8.3

#### Cálculo do Erro Médio Absoluto (EMA)

O EMA é calculado pela fórmula abaixo:

$$EMA_{t_0} = \alpha |Q_{t_0} - \hat{M}_{t_0}| + (1 - \alpha) EMA_{t_0-1}$$

$\hat{M}_{t_0} \rightarrow$  Previsão de consumo para o mês em curso

$Q_{t_0} \rightarrow$  Consumo real no mês em curso

$EMA_{t_0} \rightarrow$  Erro Médio Absoluto

### 3.8.4

#### Exemplo de escolha do par $\alpha$ e $\beta$ ótimo

A tabela abaixo apresenta os cálculos para uma série histórica existente:

Inicialização dos coeficientes de amortecimento															
		$\alpha$	0,10	$\alpha$	0,10	$\alpha$	0,10	$\alpha$	0,15	$\alpha$	0,15	$\alpha$	0,30	$\alpha$	0,30
		$\beta$	0,40	$\beta$	0,20	$\beta$	0,10	$\beta$	0,40	$\beta$	0,20	$\beta$	0,40	$\beta$	0,10
t	Q	Mt	EMA	Mt	EMA	Mt	EMA	Mt	EMA	Mt	EMA	Mt	EMA	Mi	EMA
0	60,00														
1	40,00	60,00	2,00	60,00	2,00	60,00	2,00	60,00	3,00	60,00	3,00	60,00	6,00	60,00	6,00
2	70,00	57,20	3,08	57,60	3,04	57,80	3,02	55,80	4,68	56,40	4,59	51,60	9,72	53,40	9,18
3	90,00	58,19	5,95	58,69	5,87	58,94	5,82	57,58	8,84	58,25	8,66	56,93	16,73	58,28	15,94
4	110,00	62,36	10,12	62,29	10,05	62,28	10,01	64,04	14,41	63,77	14,30	70,63	23,52	68,64	23,57
5	80,00	70,01	10,11	68,49	10,20	67,76	10,24	75,29	12,95	72,85	13,23	90,94	19,75	83,14	17,44
6	120,00	74,30	13,67	71,30	14,05	69,82	14,23	80,63	16,92	76,29	17,80	94,85	21,37	84,20	22,95
7	140,00	83,99	17,90	78,80	18,76	76,17	19,19	93,54	21,35	86,52	23,15	112,60	23,18	98,01	28,66
8	150,00	96,95	21,42	88,78	23,01	84,53	23,82	110,29	24,10	99,82	27,21	134,31	20,93	114,93	30,58
9	110,00	111,73	19,45	99,98	21,71	93,70	23,07	128,42	23,25	114,13	23,74	154,40	27,97	130,84	27,66
10	150,00	120,97	20,41	106,27	23,91	98,12	25,95	136,72	21,75	120,17	24,66	151,13	19,92	129,34	25,56
11	160,00	134,45	<b>20,92</b>	116,79	<b>25,84</b>	106,62	<b>28,69</b>	150,57	<b>19,90</b>	132,20	<b>25,13</b>	160,70	<b>14,15</b>	140,92	<b>23,62</b>

Serie com nível e tendência acentuados neste caso o melhor par é 0,30 e 0,40

Nota: Algumas colunas foram *escondidas* para caber no espaço.

Como pode ser verificado na tabela acima os valores dos coeficientes  $\alpha$  e  $\beta$  que apresentam o menor valor de EMA (14,15) é o par  $\alpha = 0,30$  e  $\beta = 0,40$ .

### 3.8.5

#### Estimativa dos Valores Futuros

A estimativa dos valores futuros é feita tomando como base o par  $\alpha$  e  $\beta$  ótimo, a última previsão e consumo real.

$$L_t = \alpha Q_t + (1 - \alpha) \hat{M}_t \quad \rightarrow \text{Nível no mês } t$$

$$T_t = \beta (L_t - L_{t-1}) + (1 - \beta) T_{t-1} \quad \rightarrow \text{Tendência no mês } t$$

$$\hat{M}_{t+1} = L_t + T_t \quad \rightarrow \text{Previsão de consumo para o mês } t+1$$

A estimativa de consumo para os próximos  $n$  meses será dada por:

$$\hat{M}_{t+1} = L_t + T_t \quad \rightarrow \text{Previsão de consumo para o mês } t+1$$

$$\hat{M}_{t+2} = L_t + 2T_t \quad \rightarrow \text{Previsão de consumo para o mês } t+2$$

$$\hat{M}_{t+n} = L_t + nT_t \quad \rightarrow \text{Previsão de consumo para o mês } t+n$$

-----

$$\hat{C}_n = n \times L_t + n \left( \frac{n+1}{2} \right) T_t \quad \rightarrow \text{Previsão de consumo para } n \text{ meses futuros}$$

Para o exemplo anterior onde:

$$L_t = 160,49$$

$$T_t = 09,83$$

$$\alpha = 0,30 \text{ e } \beta = 0,40$$

A previsão de consumo para o próximo mês é:

$$\hat{M}_{12} = L_{11} + T_{11} = 160,49 + 9,89 = 170,48 \text{ unidades}$$

e a previsão de consumo para os próximos 6 meses:

$$\hat{C}_6 = 6 \times 160,49 + 6 \left( \frac{6+1}{2} \right) 9,89 = 1170,63 \rightarrow 1171 \text{ unidades}$$

### 3.8.6

#### Índice de Alerta

Uma vez inicializados, os valores de  $\alpha$  e  $\beta$  o sistema passa a rodar em *piloto automático*. Em outras palavras, os coeficientes de  $\alpha$  e  $\beta$  encontrados serão utilizados para as previsões futuras. Entretanto, o SAGA possui um mecanismo de vigilância das previsões para que, em caso de alteração do modelo previsto, o sistema possa pegar o controle de volta e recalculer os valores de  $\alpha$  e  $\beta$ .

Este mecanismo consiste no cálculo do Índice de Alerta ( $I_A$ ) para cada consumo verificado.

### 3.8.7

#### Procedimento de Cálculo de $I_A$

Um modelo de previsão pode ser considerado bom quando as previsões estão simetricamente distribuídas em torno do consumo real. Assim, o Erro de Previsão ( $EC_t = Q - \hat{M}$ ) deve alternar entre valores positivos e negativos. Um  $EC$  sistematicamente em um mesmo sentido (positivo ou negativo) indica que o modelo escolhido não é adequado.

O Índice de Alerta ( $I_A$ ) consiste basicamente em um mecanismo de monitoração do Erro de Previsão.

O Índice de Alerta ( $I_A$ ) será então:

$$I_A = \frac{\sum EC_t}{EMA_t}$$

onde:

$$\sum EC_t = \sum_{i=1}^t (Q_i - \hat{M}_i)$$



O alerta será deflagrado quando  $I_A$  sair do intervalo  $-4$  a  $+4$ . Neste caso o sistema aguarda mais uma previsão para confirmação e, caso confirmado, pega de volta o controle e recalcula os valores de  $\alpha$  e  $\beta$ .

### 3.9

#### Considerações sobre o SAGA

O sistema foi desenvolvido na década de 80 do século passado para gerenciar em torno de 200.000 itens diferentes. Naquela época os recursos computacionais em termos de memória, capacidade e velocidade de processamento eram bastante limitados se comparados aos atuais. Assim, os programadores usavam tabelas e simplificações para evitar operações, tais como as exponenciais, que consumiam grande tempo de processamento.

Se o mesmo sistema fosse desenvolvido hoje, ele não precisaria se preocupar tanto com a velocidade de processamento e poderiam ser utilizados procedimentos de regressão linear para inicialização dos coeficientes  $\alpha$  e  $\beta$ , bem como o Erro Quadrático Médio em lugar do Erro Absoluto, tornando os cálculos mais precisos.