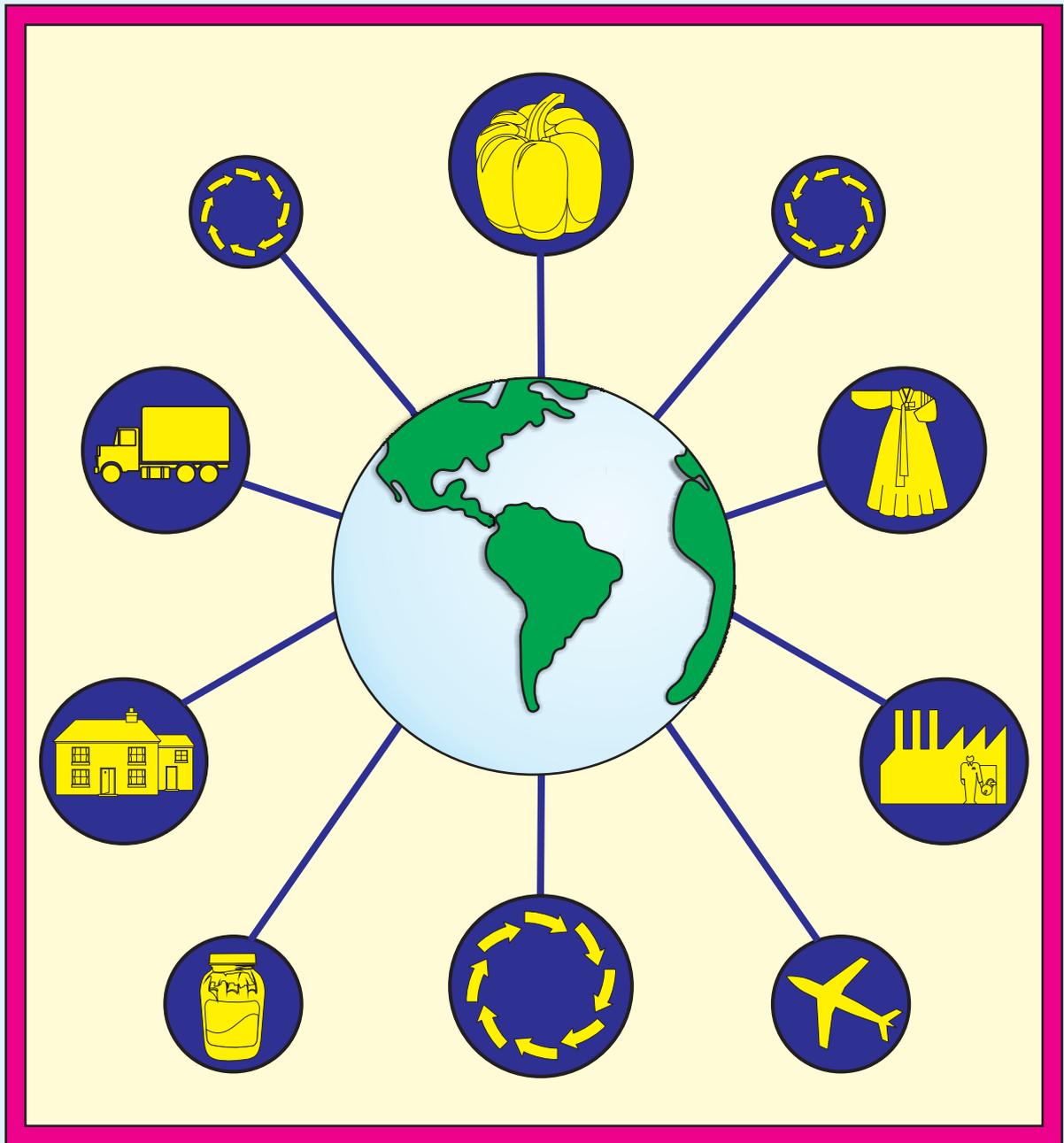
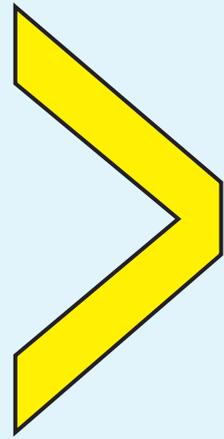
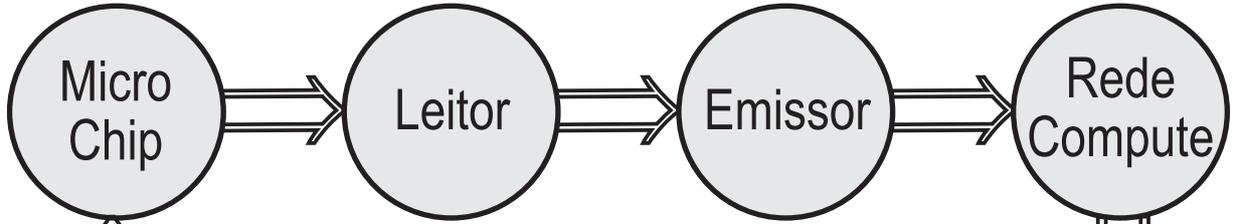


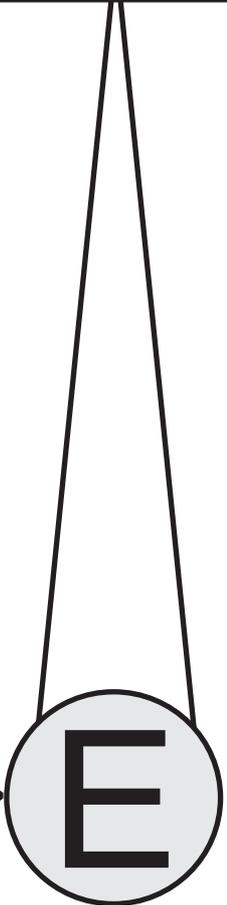
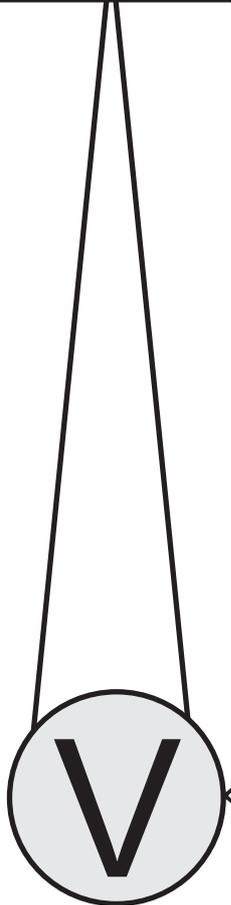
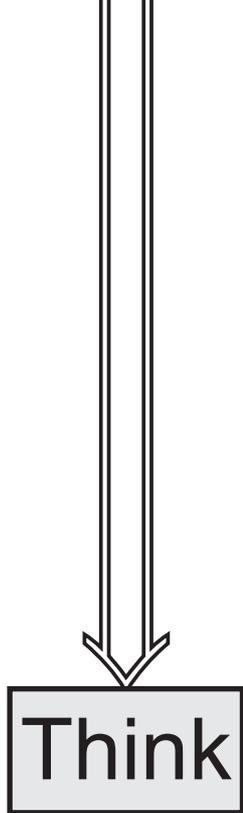
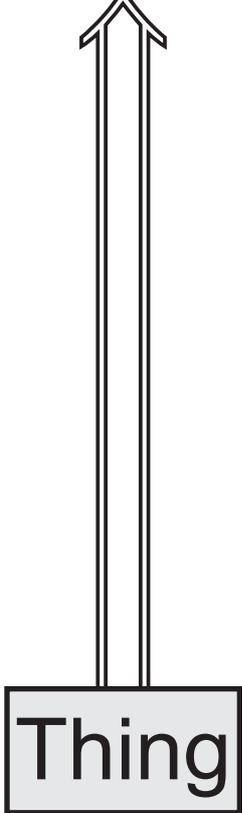
# Matemática TandT



## Internet of Smart Things



Rede  
 Open - Compute  
 que  
 conecta  
 Things - Thinks  
 capaz  
 de  
 auto  
 - organizar -  
 se  
 !



Matemática  
 T and T

Variância

Espectância



# 4.1.1 Episteme do Produto de Variáveis - A

**X**

**Covariância das Variáveis**  
 $CV(x, y) = -0,0010$      $CV(x^2, y^2) = +0,0013$

**Correlação das Variáveis**  
 $CR(x, y) = -0,017$      $CR(x^2, y^2) = +0,022$

**Y**

E(x)	E(y)	E(x <sup>2</sup> )	E(y <sup>2</sup> )	E(x.y)	E(x <sup>2</sup> .y <sup>2</sup> )
0,5100	0,4700	0,3217	0,2797	0,2387	0,0912
0,2601	0,2209	0,1035	0,0782	0,0570	0,0083
0,0616	0,0588	0,0598	0,0532	0,0343	0,0125

$V(x) = E(x^2) - E^2(x)$	<b>=</b>	$0,0616 = 0,3217 - 0,2601 = 0,0616$
$V(y) = E(y^2) - E^2(y)$	<b>=</b>	$0,0588 = 0,2797 - 0,2209 = 0,0588$
$V(x \cdot y) = E(x^2 \cdot y^2) - E^2(x \cdot y)$	<b>=</b>	$0,0343 = 0,0912 - 0,0570 = 0,0343$
$V(x \cdot y) = E(x^2) \cdot E(y^2) - E^2(x) \cdot E^2(y)$	<b>=</b>	$0,0343 = 0,0900 - 0,0575 = 0,0325$
$CV(x, y) = E(x \cdot y) - E(x) \cdot E(y)$	<b>=</b>	$-0,0010 = 0,2387 - 0,2397 = -0,0010$
$CV(x^2, y^2) = E(x^2 \cdot y^2) - E(x^2) \cdot E(y^2)$	<b>=</b>	$0,0013 = 0,0912 - 0,0900 = 0,0013$
$E(x^2 \cdot y^2) = E(x^2) \cdot E(y^2)$	<b>=</b>	$0,0912 = 0,3217 \cdot 0,2797 = 0,0900$
$E^2(x \cdot y) = E^2(x) \cdot E^2(y)$	<b>=</b>	$0,0570 = 0,2601 \cdot 0,2209 = 0,0575$
$E(x \cdot y) = E(x) \cdot E(y)$	<b>=</b>	$0,2387 = 0,5100 \cdot 0,4700 = 0,2397$

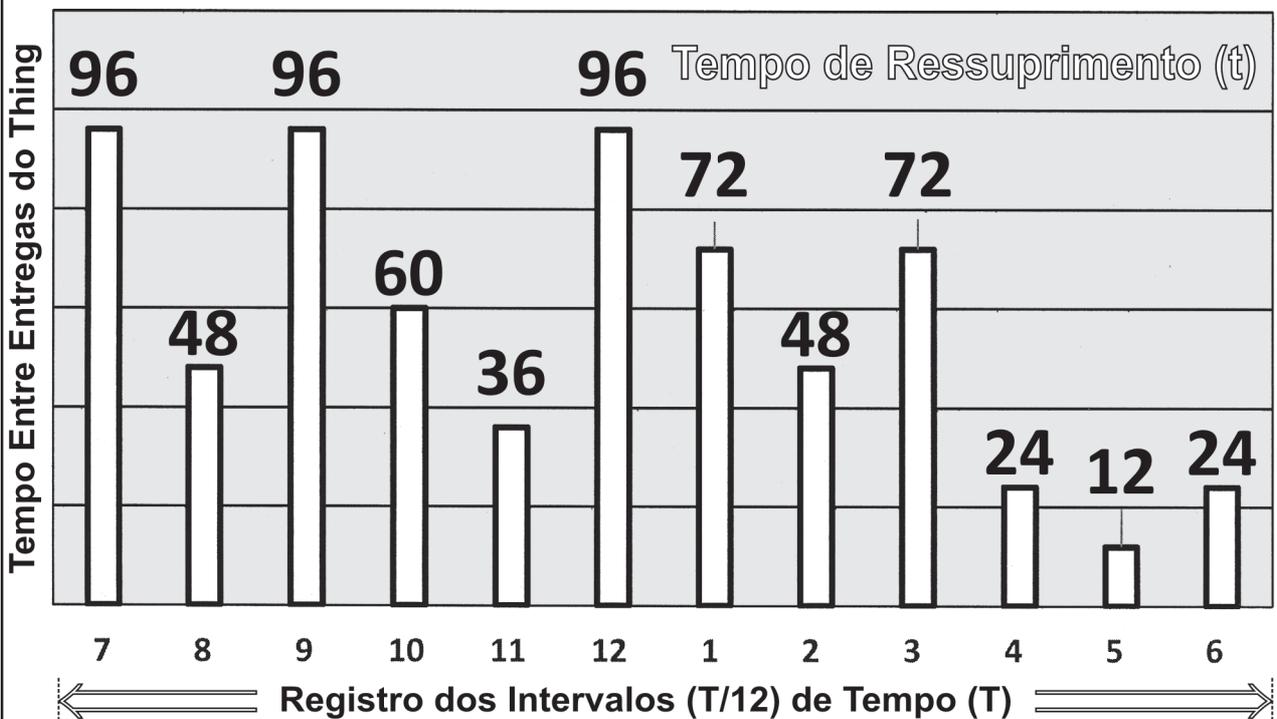
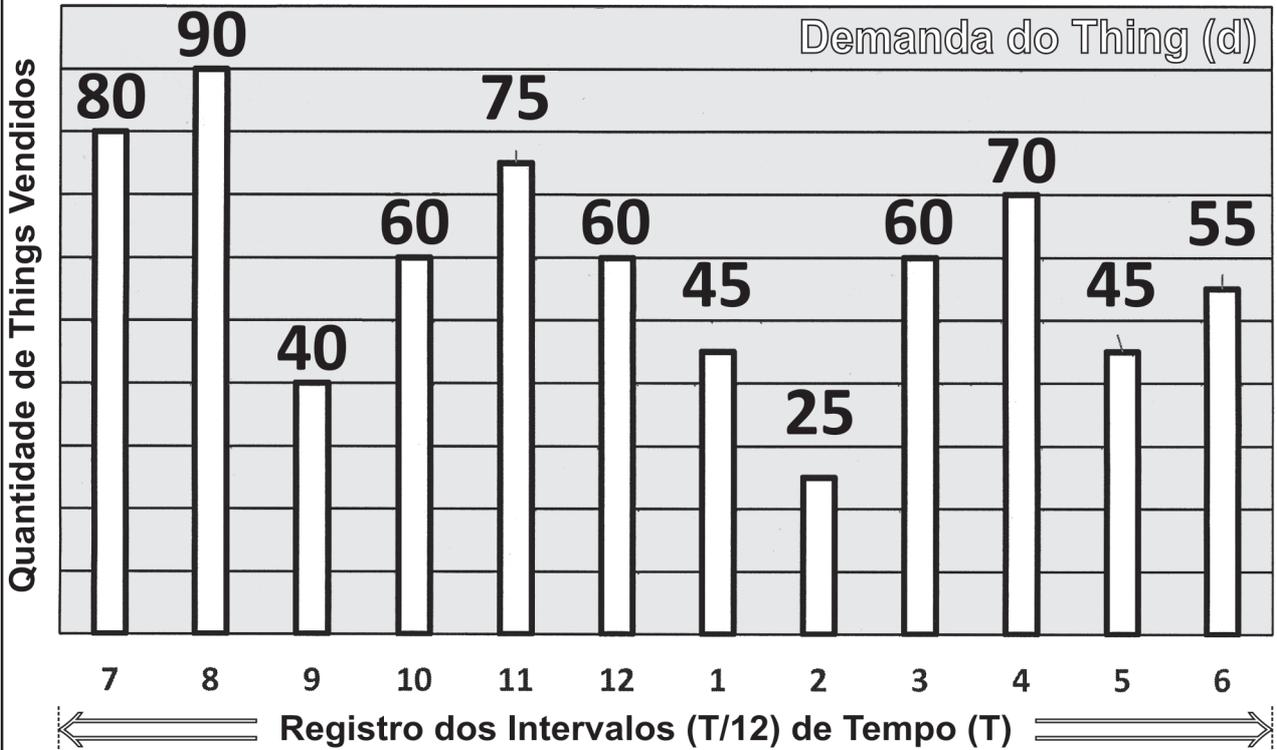
**$V(x \cdot y) = V(x) \cdot V(y) + V(x) \cdot E^2(y) + E^2(x) \cdot V(y)$**

$0,0343 = 0,0036 + 0,0136 + 0,0153 = 0,0325$



# 7.0 Auto Organização de Things Expostos

## 7.1 Big Data do Produto Comercializado Lata de Soup



$\sigma(d) = 17,57$   
 $E(d) = 58,75$

Internet of Smart Soups

$\sigma(t) = 28,62$   
 $E(t) = 57,00$



## 4.2 Aplicação da Variância do Produto de Variáveis

### Rótulos Pertinentes do Ressuprimento de Things

$C_1$  = Custo de ressuprimento de um *thing* (um)  
 $N$  = Número de *things* ressuprimidos no período (T)  
 $n$  = Número de *things* ressuprimidos por vez  
 $n/2$  = Estoque médio básico do *thing* no ponto destino  
 $a$  = Custo de armazenagem por unidade e por (T)  
 $C_2$  = Custo de ressuprimento de um *thing* por período (T)

O custo de ressuprimento do thing (CR) e o custo de manter seu estoque (CE) somados formatam seu custo total (CT),  $CT = CR + CE$ :

$$CT(n) = C_1 \cdot \frac{N}{n} + \frac{n \cdot a}{2} \cdot C_2$$

Se  $n$  cresce  $\Rightarrow$  CR diminui e CE aumenta, então tem-se um ponto ótimo associado à quantidade ideal de ressuprimento ( $n^*$ ) do *thing*:

$$\frac{d}{dn} \left[ C_1 \cdot \frac{N}{n} + \frac{n \cdot a}{2} \cdot C_2 \right] = 0$$

$$n^* = \sqrt{\frac{2 \cdot C_1 \cdot N}{a \cdot C_2}}$$

Entretanto, considerando a variância ( $\sigma^2$ ) do tempo de ressuprimento (TR) e a variância ( $\sigma^2$ ) da demanda diária (RD) do *thing*, é crucial conhecer o *think* da quantidade real (para o *thing* não faltar) que aciona um novo pedido de ressuprimento (NOR) o que é obtido somando as próximas parcelas:

$$NOR = T \cdot D + S$$

$$NOR = T \cdot D + B \cdot \text{Var}(T \cdot D)$$

$$NOR = T \cdot D + B \cdot \sqrt{[\sigma(D) \cdot \sigma(T)]^2 + [E(D) \cdot \sigma(T)]^2 + [E(T) \cdot \sigma(D)]^2}$$