



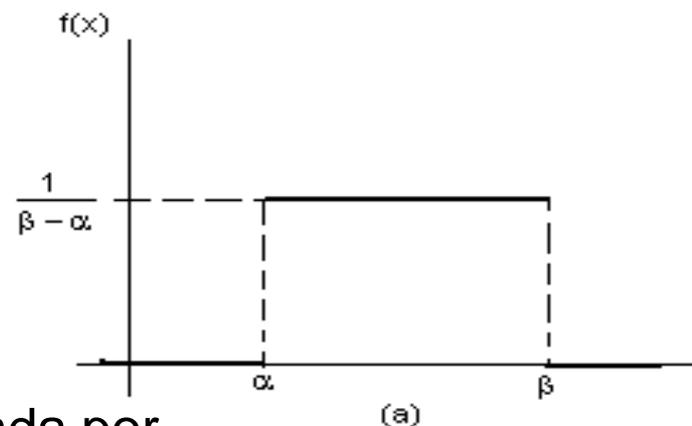
# **5. PRINCIPAIS MODELOS CONTÍNUOS**

2012

## 5.1. Modelo uniforme

Uma v.a. contínua  $X$  tem distribuição uniforme com parâmetros  $\alpha$  e  $\beta$  ( $\alpha < \beta$ ) se sua função densidade de probabilidade é dada por

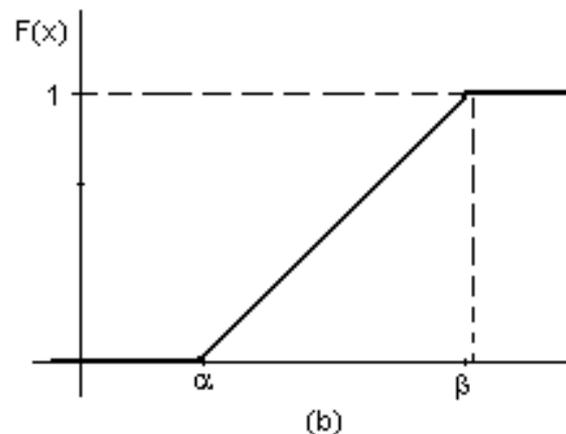
$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\beta - \alpha}, & \alpha \leq x \leq \beta \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$



Notação:  $X \sim U(\alpha, \beta)$ .

A função de distribuição acumulada é dada por

$$F(x) = \begin{cases} 0, & \text{se } x < \alpha, \\ \frac{x - \alpha}{\beta - \alpha}, & \text{se } \alpha \leq x \leq \beta, \\ 1, & \text{se } x > \beta. \end{cases}$$



Propriedades:

$$E(X) = \frac{\alpha + \beta}{2} \quad \text{e} \quad \text{Var}(X) = \frac{(\beta - \alpha)^2}{12}.$$

## Exemplo

A dureza de uma peça de aço pode ser pensada como sendo uma variável aleatória uniforme no intervalo (50,70) unidades. Qual a probabilidade de que uma peça tenha dureza entre 55 e 60?

**Solução.**  $X$  representa a dureza de uma peça de aço, sendo que  $X \sim U(50, 70)$  e

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{20}, & 50 \leq x \leq 70, \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

Portanto,

$$P(55 < X < 60) = \int_{55}^{60} \frac{1}{20} dx = \frac{5}{20} = 0,25.$$

## 5.2. Modelo exponencial

Uma v.a. contínua  $X$  tem distribuição exponencial com parâmetro  $\lambda > 0$  se sua função de densidade é dada por

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x \geq 0, \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

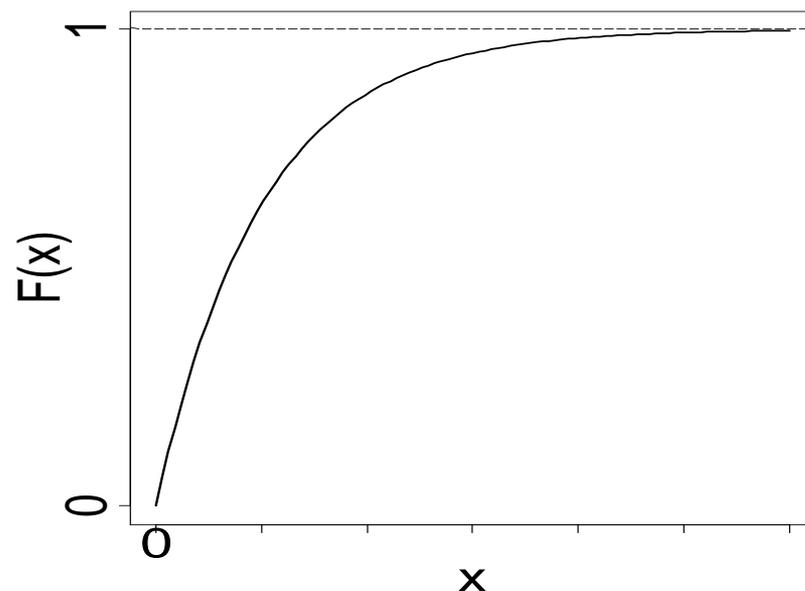
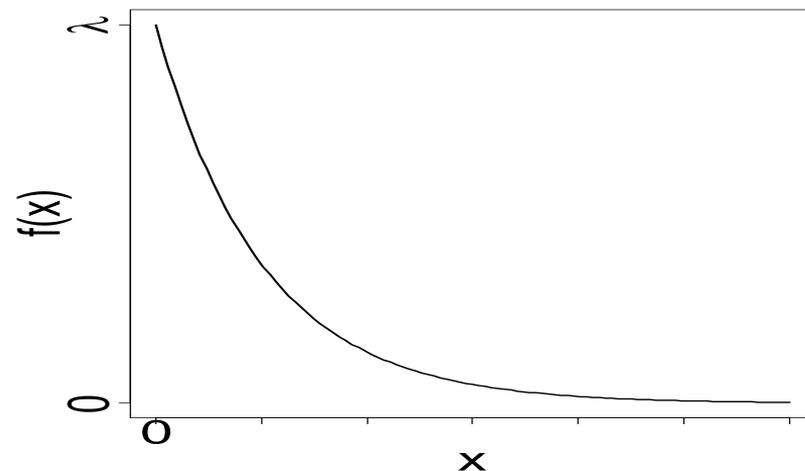
Notação:  $X \sim \text{Ex}(\lambda)$ .

A função de distribuição acumulada é dada por

$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x}, & x \geq 0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

Propriedades:

$$\mathbf{E}(X) = 1/\lambda \quad \text{e} \quad \mathbf{Var}(X) = 1/\lambda^2.$$



## 5.2. Modelo exponencial

**Propriedade.** Se  $X \sim \text{Ex}(\lambda)$ , então  $P(X > a + b | X > b) = P(X > a)$ .

É a única distribuição contínua com esta propriedade (“falta de memória”).

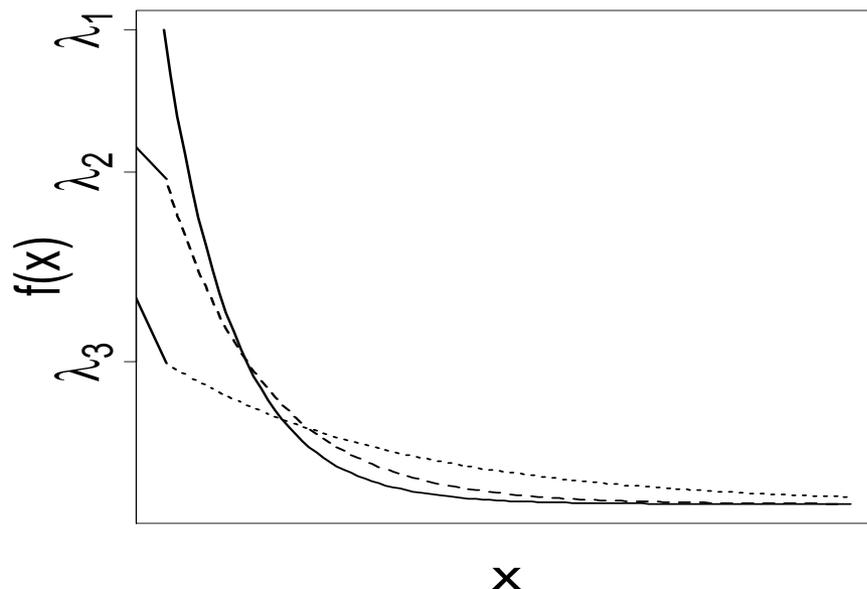
**Observação.** Também encontramos  $X \sim \text{Ex}(\alpha)$ , em que

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\alpha} e^{-\frac{x}{\alpha}}, & x \geq 0, \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

Relação:  $\alpha = 1 / \lambda$ .

$\alpha$ : escala e  $\lambda$ : taxa.

**Exemplo.** Diferentes valores de  $\lambda$ .



## Exemplo

O tempo de vida de um tipo de fusível segue uma distribuição exponencial com vida média de 100 horas. Cada fusível tem um custo de \$10,0 e se durar menos de 200 horas há um custo adicional de \$8,0.

- (a) Qual é a probabilidade de um fusível durar mais de 150 horas?
- (b) Determinar o custo esperado.

**Solução.** Se  $X$  é o tempo de vida de um fusível, temos  $E(X) = 100$  horas,  $\lambda = 1 / E(X) = 0,01$  e  $X \sim \text{Ex}(0,01)$ . Ou seja,

$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\frac{x}{100}}, & x \geq 0, \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

$$(a) P(X > 150) = 1 - P(X \leq 150) = 1 - (1 - e^{-\frac{150}{100}}) = e^{-1,5} = 0,223.$$

## Exemplo

(b) O custo  $C$  é uma v.a. **discreta** dada por

$$C(X) = \begin{cases} 10, & \text{se } X \geq 200, \\ 10 + 8, & \text{se } X < 200. \end{cases}$$

O custo esperado (**custo médio**) é  $E(C) = 10 \times P(C = 10) + 18 \times P(C = 18)$ . Usando a variável  $X$  calculamos

$$P(C = 10) = P(X \geq 200) = 1 - P(X < 200) = 1 - F(200) = e^{-2},$$

$$P(C = 18) = P(X \leq 200) = F(200) = 1 - e^{-2} \text{ e}$$

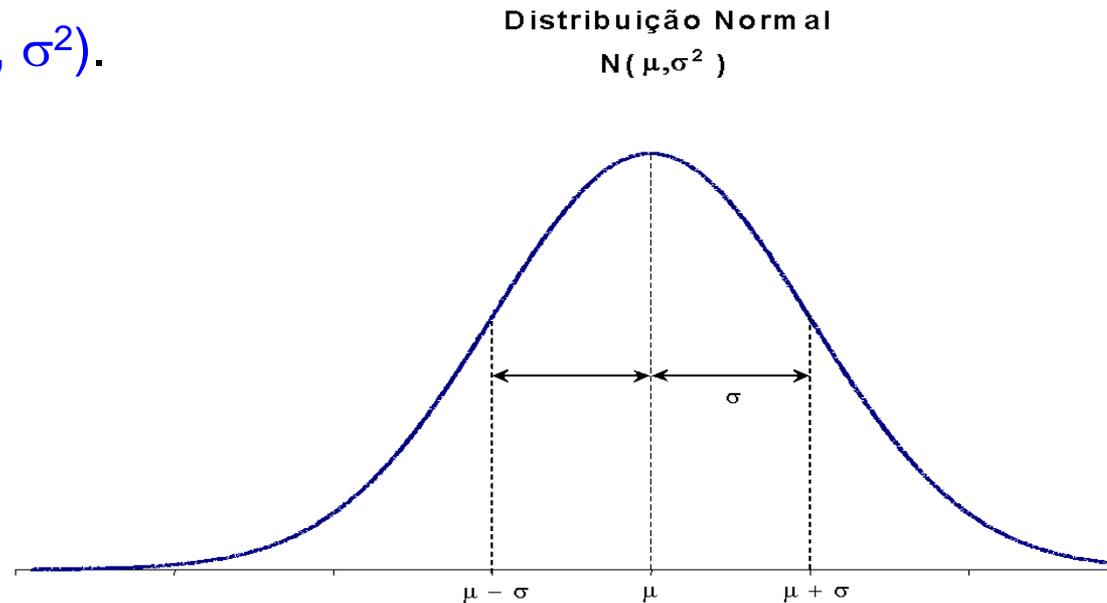
$$E(C) = 10 \times e^{-2} + 18 \times (1 - e^{-2}) = \$16,9.$$

## 5.3. Modelo normal (ou gaussiano)

Uma variável aleatória contínua  $X$  tem distribuição normal com **média**  $\mu$  e **variância**  $\sigma^2$  se sua função densidade é dada por

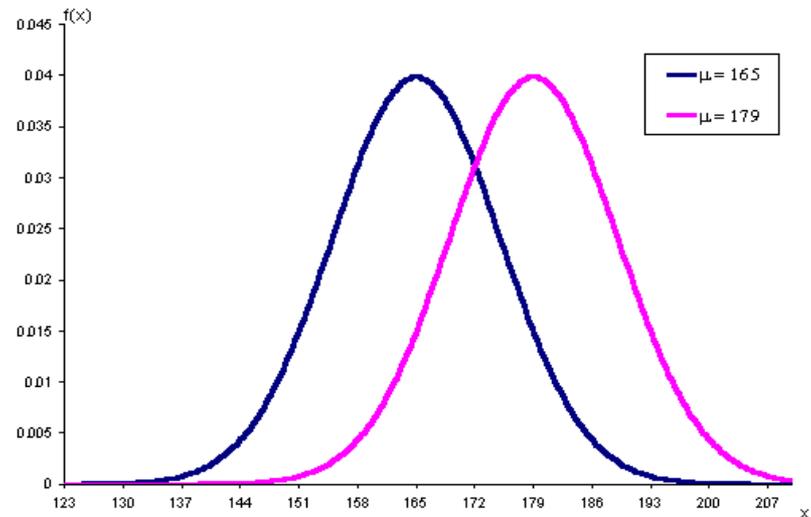
$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}, \quad x \in \mathbb{R}.$$

Notação:  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ .

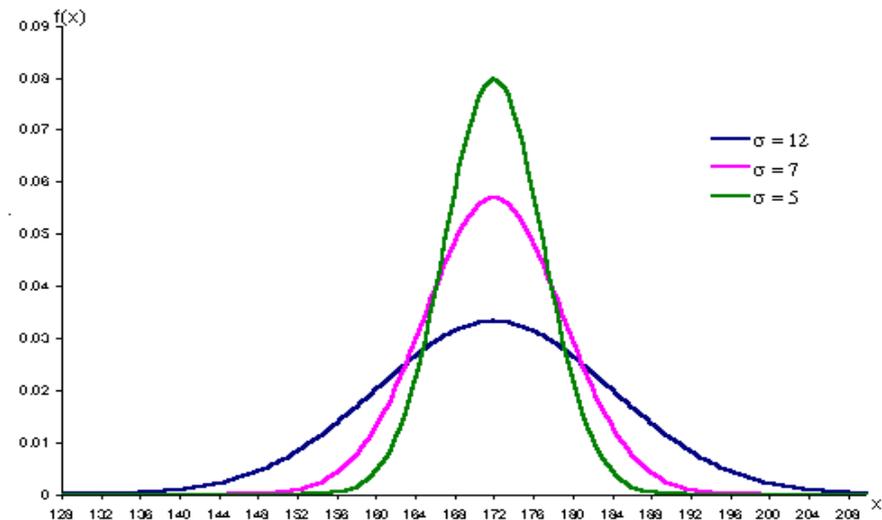


# Exemplos

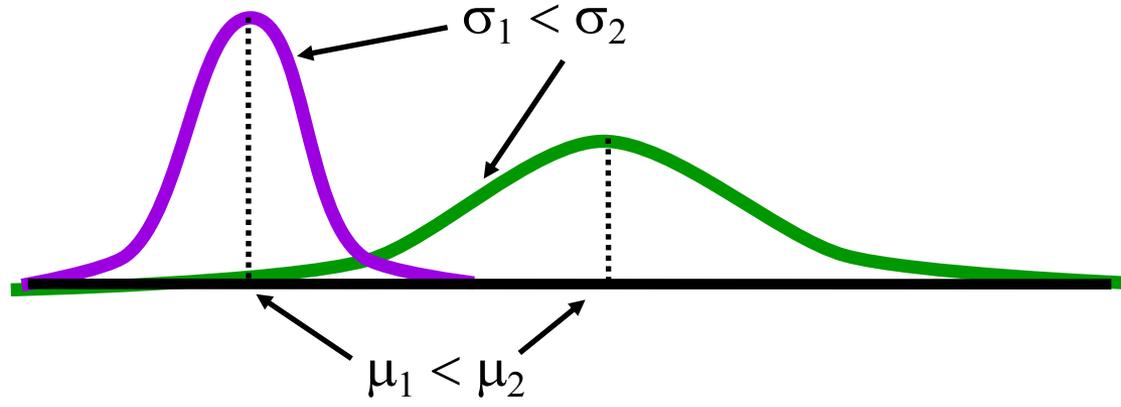
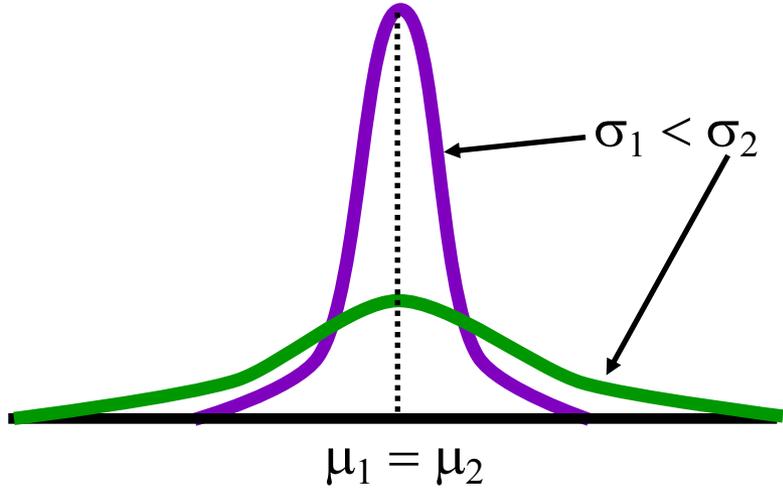
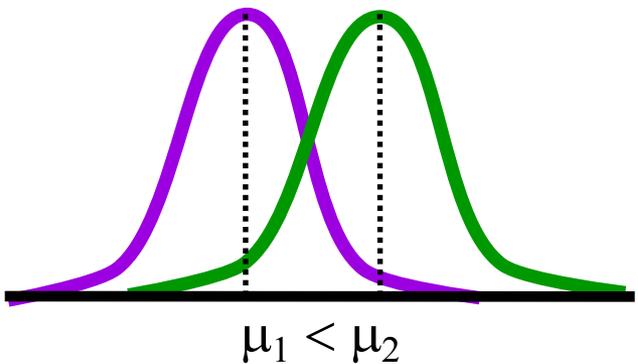
Distribuições normais com médias diferentes e variâncias iguais.



Distribuições normais com médias iguais e variâncias diferentes.

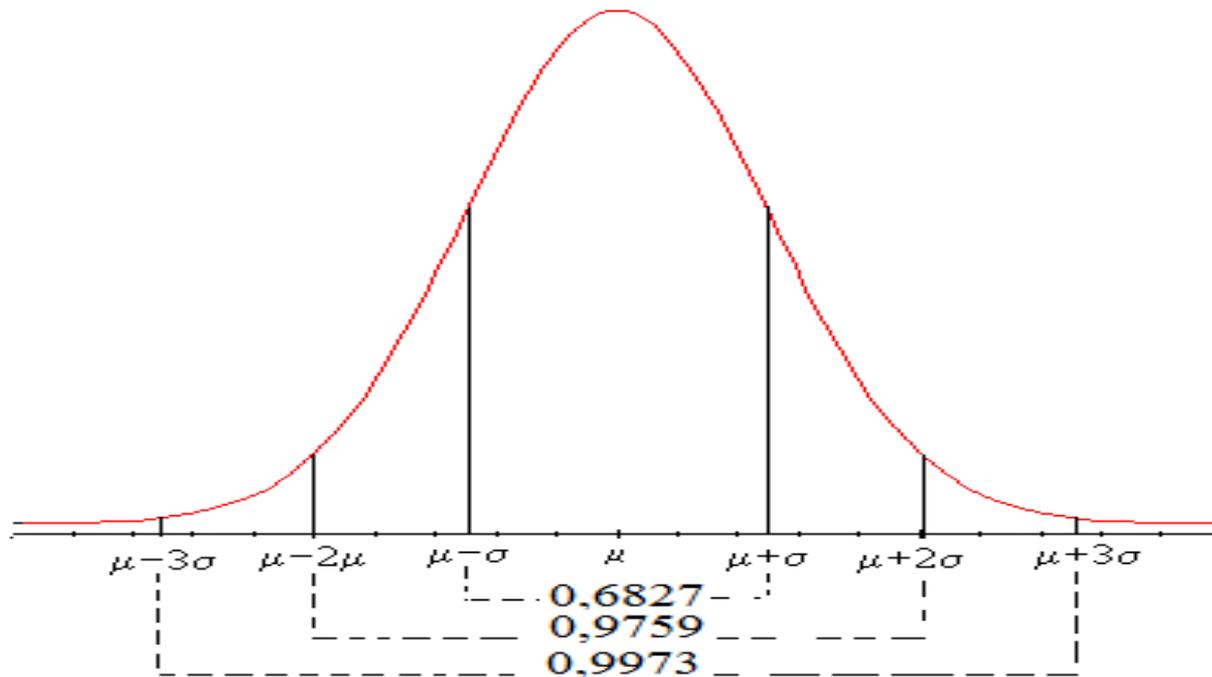


# Exemples



# Propriedades

- (a)  $E(X) = \mu$ ,  $\text{Var}(X) = \sigma^2$  e mediana = moda =  $\mu$ .
- (b) A distribuição é **simétrica** em relação à média.
- (c) Como a área total sob curva é igual a 1, à esquerda e à direita de  $\mu$  a área é igual a **0,5**.
- (d)  $P(\mu - \sigma \leq X \leq \mu + \sigma) = 0,6827$ ,  
 $P(\mu - 2\sigma \leq X \leq \mu + 2\sigma) = 0,9759$  e  
 $P(\mu - 3\sigma \leq X \leq \mu + 3\sigma) = 0,9973$ .



# Propriedades

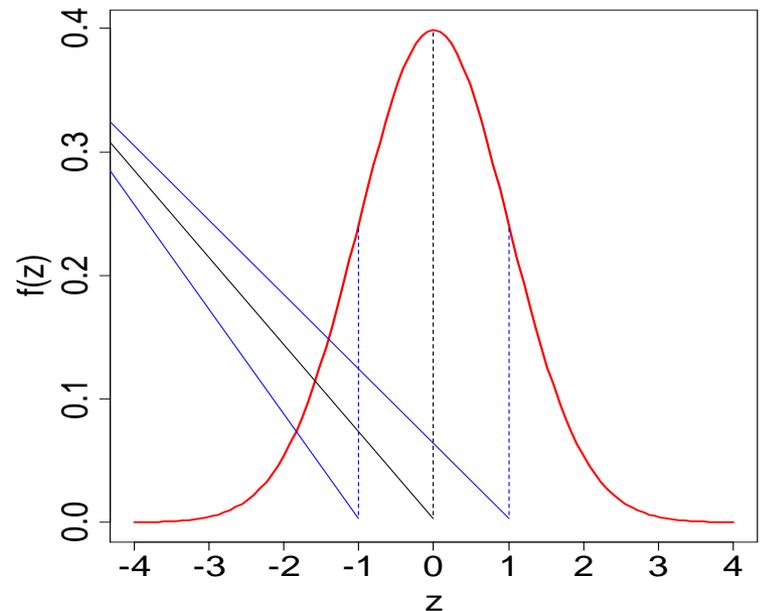
A função de distribuição acumulada de uma v.a.  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  é

$$F(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left\{-\frac{1}{2}\left(\frac{t-\mu}{\sigma}\right)^2\right\} dt.$$

Integral **sem solução analítica**.  
Cálculo de probabilidades com o auxílio de tabelas.

Normal **padrão** ou **reduzida**. Se  $Z$  é uma v.a. normal com **média 0** e **variância 1**, então  $Z$  é chamada de uma v.a. normal padrão ou reduzida e sua função densidade é

$$f(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}}, \quad z \in \mathbb{R}.$$



A função de distribuição acumulada de uma v.a.  $Z \sim N(0,1)$  é

$$\Phi(z) = P(Z \leq z) = \int_{-\infty}^z \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}t^2\right) dt.$$

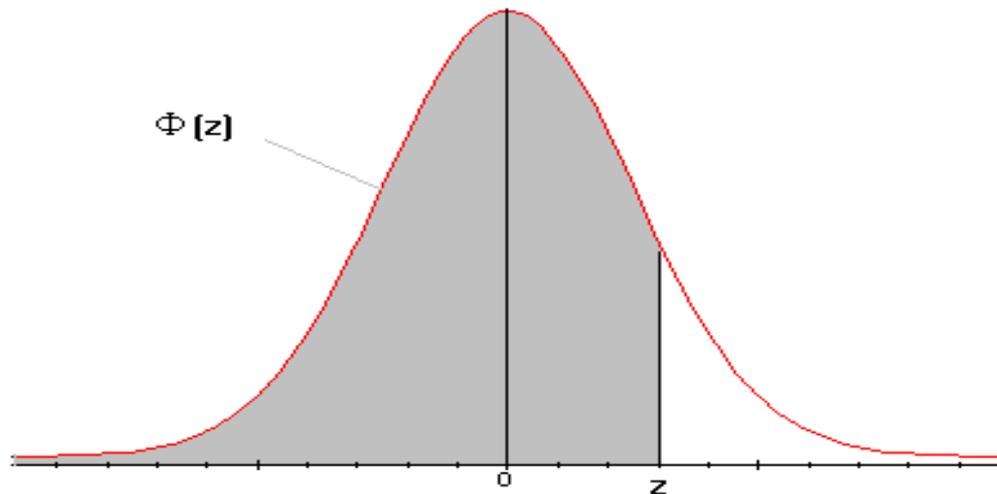
# Uso da tabela normal

Table A.3. Areas under the normal curve.

$Z \sim N(0,1)$ : distribuição normal **padrão**.

Valores no corpo da tabela:  $\Phi(z) = P(Z \leq z)$ ,  $z$  com **duas** decimais.

$$\Phi(z) = P(Z \leq z) = \int_{-\infty}^z \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}t^2\right) dt, \quad -3,40 \leq z \leq 3,49.$$



# Uso da tabela normal

1ª coluna: parte **inteira** de  $z$  e **1ª** decimal.

1ª linha: **2ª** decimal de  $z$ .

**Exemplo.**  $P(Z \leq -1,25)$  é encontrada na interseção da linha correspondente a **-1,2** com a coluna **0,05**:

**2ª decimal**  
↓

$z$	0,00	0,01	0,02	0,03	0,04	0,05	0,06	0,07	0,08	0,09
-3,4										
...										
<b>-1,2</b>						<b>0,1056</b>				
...										
3,4										

Parte inteira e 1ª decimal →

**Resposta.**  $P(Z \leq -1,25) = 0,1056$ .

## Exemplo

Se  $Z \sim N(0,1)$ , calcule

- (a)  $P(Z < 1,80)$ ,
- (b)  $P(0,80 < Z < 1,40)$ ,
- (c)  $P(Z > -0,57)$  e
- (d) o valor de  $k$  tal que  $P(Z < k) = 0,05$ .

Em R e Excel:

- (a) `pnorm(1.8)` e `=DIST.NORMP(1,8)`.
- (b) `pnorm(1.4)-pnorm(0.8)` e `= DIST.NORMP(1,4) – DIST.NORMP(0,8)`.
- (c) `1-pnorm(-0.57)` e `=1-DIST.NORMP(-0,57)`.
- (d) `qnorm(0.05)` e `=INV.NORMP(0,05)`.

**Solução.** Da tabela normal padrão tem-se

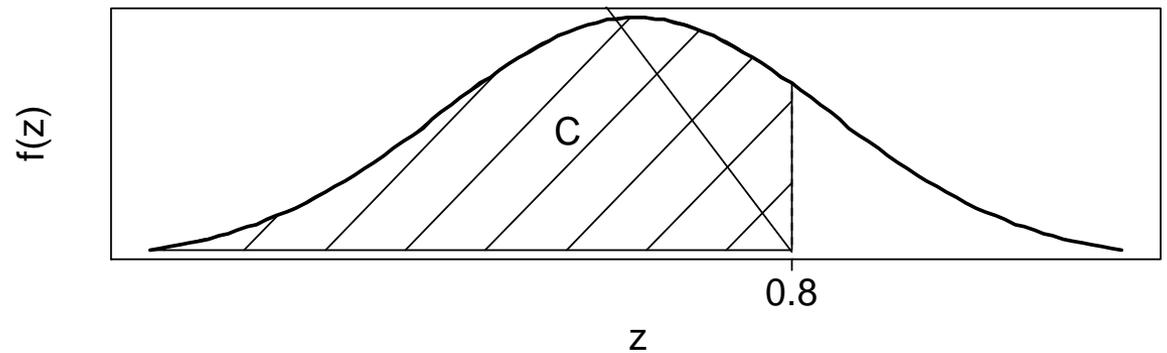
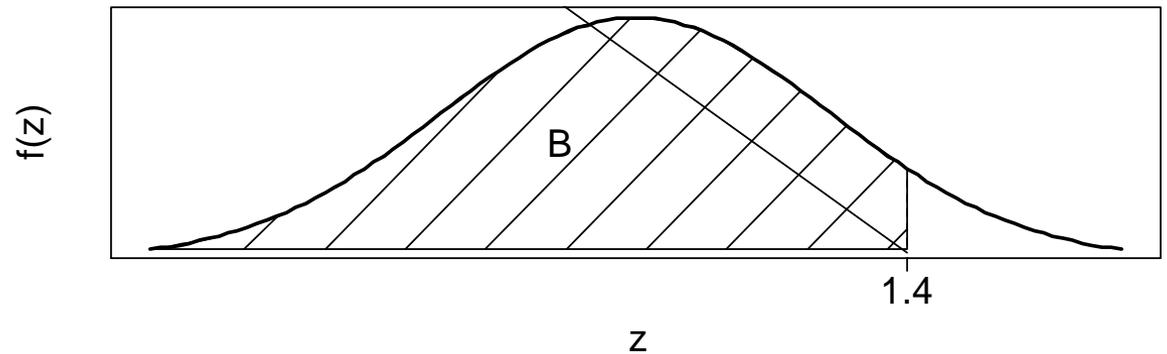
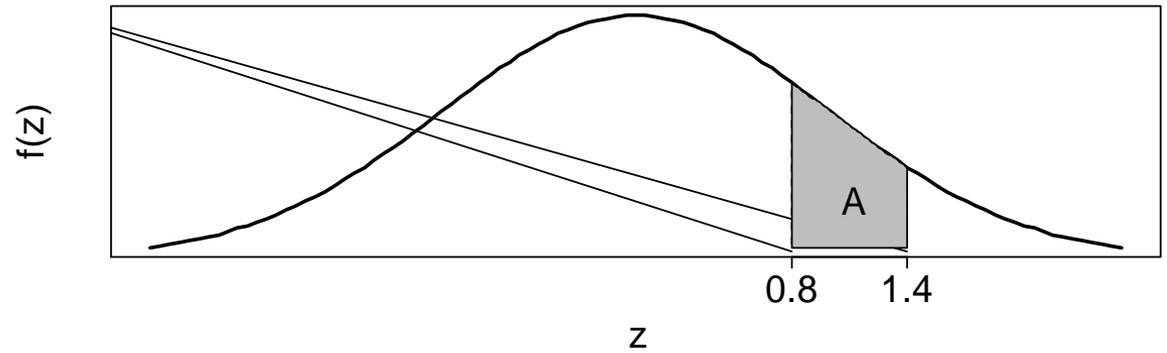
- (a)  $P(Z < 1,80) = \Phi(1,80) = 0,9641$ ,
- (b)  $P(0,80 < Z < 1,40) = \Phi(1,40) - \Phi(0,80) = 0,9192 - 0,7881 = 0,1311$ ,
- (c)  $P(Z > -0,57) = 1 - P(Z \leq -0,57) = 1 - 0,2843 = 0,7157$ ,
- (d)  $P(Z < k) = 0,05 \Rightarrow k = -1,64$ .

**Observação.** Para todo  $k > 0$ ,

- (i)  $P(Z \leq -k) = 1 - P(Z \leq k)$  e
- (ii)  $P(-k \leq Z \leq k) = 2P(Z \leq k) - 1 = 1 - 2P(Z \leq -k)$ .

## Exemplo (b)

$A = B - C$ , sendo que  
B e C são  
encontradas na  
tabela normal.



# Transformação linear de uma variável normal

Se  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , então  $Y = a + bX \sim N(\mu_Y, \sigma_Y^2)$ , sendo que  $\mu_Y = a + b\mu$  e  $\sigma_Y^2 = b^2 \sigma^2$ .

Tomando  $a = -\mu / \sigma$  e  $b = 1 / \sigma$  obtemos a padronização

$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0,1).$$

Distribuição normal padrão ou reduzida.

**Exemplo.** Se  $X \sim N(90, 100)$ , determinar

- (a)  $P(80 < X < 100)$ ,
- (b)  $P(|X - 90| < 30)$  e
- (c) o valor de  $a$  tal que  $P(90 - 2a < X < 90 + 2a) = 0,99$ .

## Exemplo

$$\begin{aligned}(a) P(80 < X < 100) &= P\left(\frac{80-90}{10} < \frac{X-\mu}{\sigma} < \frac{100-90}{10}\right) = P(-1,00 < Z < 1,00) \\ &= 2P(Z \leq 1,00) - 1 = 2 \times 0,8413 - 1 = 0,6826.\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}(b) P(|X - 90| < 30) &= P(-30 < X - 90 < 30) = P\left(-\frac{30}{10} < \frac{X - 90}{10} < \frac{30}{10}\right) \\ &= P(-3,00 < Z < 3,00) = 2P(Z < 3,00) - 1 \\ &= 2 \times 0,9987 - 1 = 0,9974.\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}(c) P(90 - 2a < X < 90 + 2a) &= P(-2a < X - 90 < 2a) = P\left(-\frac{2a}{10} < \frac{X - 90}{10} < \frac{2a}{10}\right) \\ &= 2P\left(Z \leq \frac{a}{5}\right) - 1 = 0,99 \Rightarrow P\left(Z < \frac{a}{5}\right) = 0,995\end{aligned}$$

$$\Rightarrow \frac{a}{5} = 2,57 \Rightarrow a = 12,85.$$

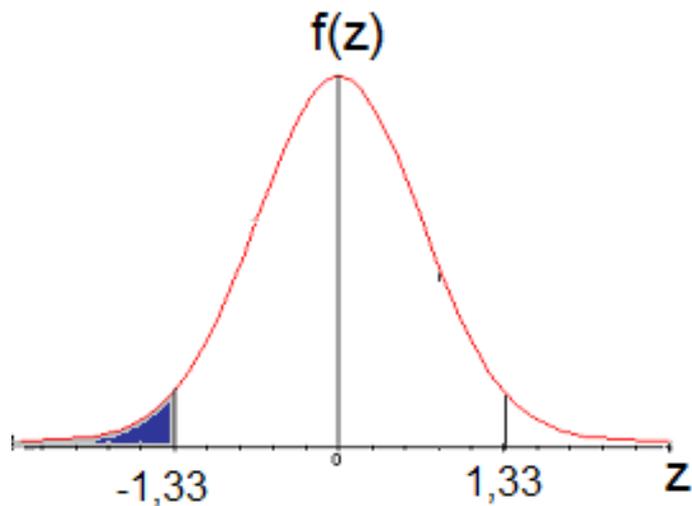
## Exemplo

O tempo necessário para produzir um lote de itens tem distribuição normal com **média 120** minutos e desvio padrão **15** minutos.

(a) Sorteando-se um lote produzido, qual a probabilidade de que tempo de produção seja **inferior a 100** minutos?

**Solução.** Definimos  $X$  como o tempo de produção do lote. Pelo enunciado,  $X \sim N(120, 15^2)$ . Calculamos

$$\begin{aligned} P(X < 100) &= P\left(Z < \frac{100 - 120}{15}\right) = P(Z \leq -1,33) \\ &= \Phi(-1,33) = 0,0918. \end{aligned}$$



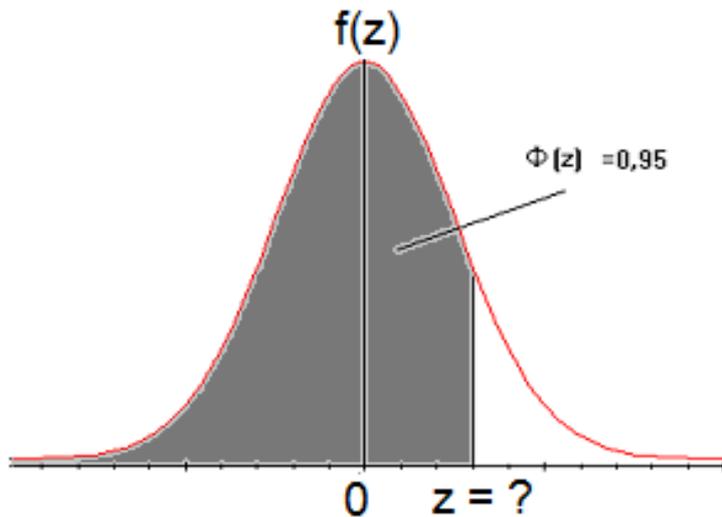
## Exemplo

(b) Qual o tempo correspondente à produção de 95% dos itens?

**Solução.** Devemos encontrar  $x$  tal que  $P(X < x) = 0,95$ . Após uma transformação,

$$P(X < x) = P\left(Z < \frac{x-120}{15}\right) = 0,95.$$

Iniciamos encontrando  $z$  tal que  $\Phi(z)=0,95$ .



Da tabela normal,  $z = 1,64$ . Logo,  
 $x = 120 + 1,64 \times 15 = 144,6$  min.

Em Excel: `=INV.NORMP(0,95)`  
 $= z = 1,644853$ .

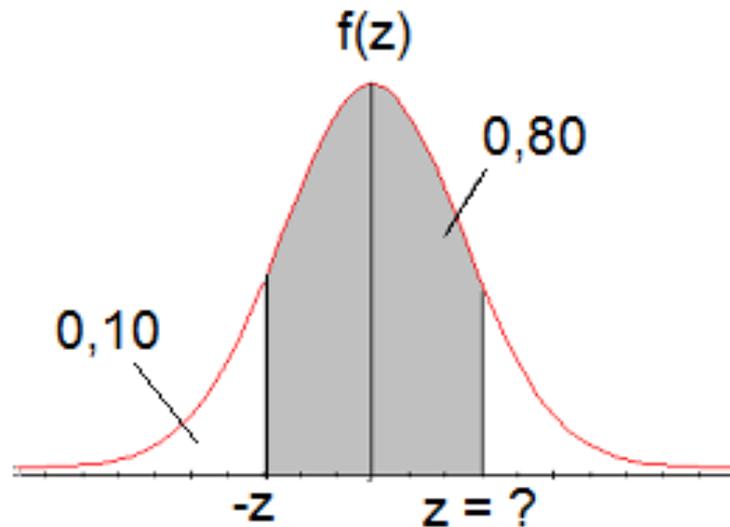
`=120 + INV.NORMP(0,95) * 15`  
 $= 144,6728$ .

## Exemplo

(c) Qual o **intervalo** de tempo **central** correspondente à produção de 80% dos itens?

**Solução.** Devemos encontrar  $x_1$  e  $x_2$  tais que

$$P(x_1 \leq X \leq x_2) = 0,80 \Rightarrow P\left(\frac{x_1 - 120}{15} \leq Z \leq \frac{x_2 - 120}{15}\right) = 0,80.$$



Probabilidade acumulada até o ponto  $z$  é igual a **0,90**.

Iniciamos encontrando  $z$  tal que  $\Phi(z) = 0,90$ . Da tabela normal,  $z = 1,28$ .

Logo,

$$\frac{x_1 - 120}{15} = -1,28 \Rightarrow x_1 = 120 - 15 \times 1,28 \Rightarrow x_1 = 100,8 \text{ min,}$$

$$\frac{x_2 - 120}{15} = 1,28 \Rightarrow x_2 = 120 + 15 \times 1,28 \Rightarrow x_2 = 139,2 \text{ min.}$$

# A escala sigma

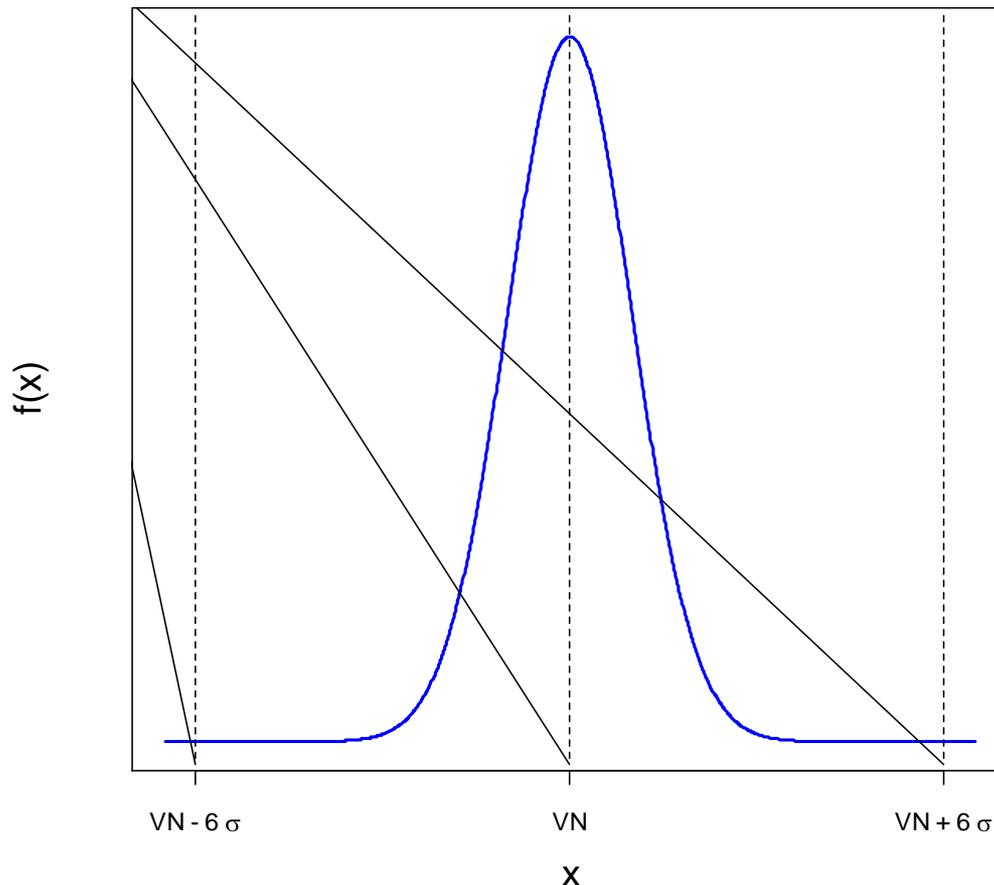
Utilizada para medir o nível de **qualidade** de um processo de produção.

Quanto **maior** o número de sigmas ( $\sigma$ ), **melhor**.

$X$  representa uma característica de um item, sendo que  $X \sim N(VN, \sigma^2)$ .

$\mu = VN =$  valor nominal.

Limites de especificação: **LIE** =  $VN - 6\sigma$  e **LSE** =  $VN + 6\sigma$ .



$$\begin{aligned} P(X < VN - 6\sigma) + P(X > VN + 6\sigma) \\ &= 2 P(X < VN - 6\sigma) \\ &= 2 \times 9,865876 \times 10^{-10} \\ &= 1,973175 \times 10^{-9}. \end{aligned}$$

Em Excel: **=2\*DIST.NORMMP(-6)**  
 $= 1,98024 \times 10^{-9}$ .

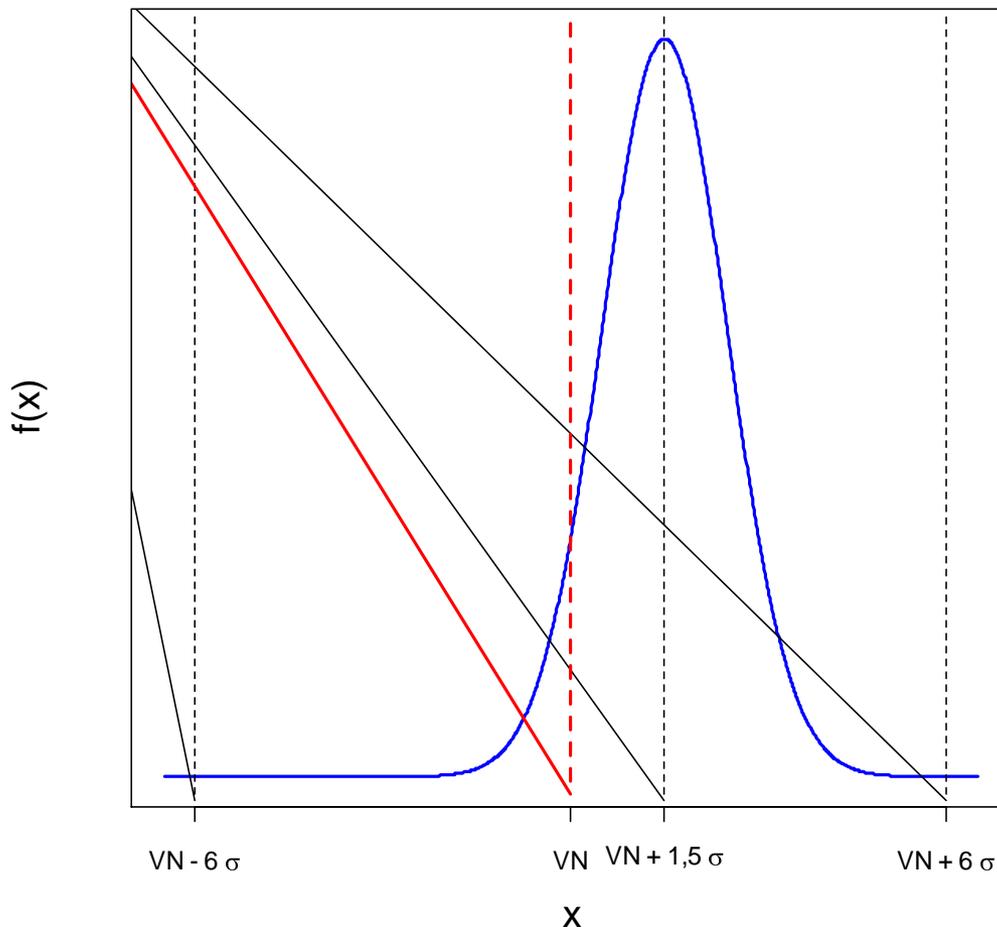
Corresponde, **em média**, a cerca de **dois** itens que não atendem às especificações a cada **bilhão** de itens produzidos.

$$=2*DIST.NORMMP(-6)* 1E9 = 1,980.$$

## A escala sigma

O processo sofre uma **alteração**. A média passa a ser  $\mu = VN - 1,5\sigma$  ou  $\mu = VN + 1,5\sigma$ .

Considere  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , em que  $\mu = VN + 1,5\sigma$ .



$$P(X < VN - 6\sigma) + P(X > VN + 6\sigma) = 3,397673 \times 10^{-6}.$$

Em Excel:

$$= \text{DIST.NORM}(-6; 1,5; 1; \text{VERDADEIRO}) + 1 - \text{DIST.NORM}(6; 1,5; 1; \text{VERDADEIRO}) = 3,4008 \times 10^{-6}.$$

Corresponde, **em média**, a cerca de **3,4** itens que não atendem às especificações a cada **milhão** de itens produzidos.

## A escala sigma

Nível	Média de defeitos por milhão
$2\sigma$	308537
$3\sigma$	66807
$4\sigma$	6210
$5\sigma$	233
$6\sigma$	3,4

$4\sigma$	$6\sigma$
Sete horas de falta de energia por mês	Uma hora de falta de energia a cada 34 anos
5000 cirurgias incorretas por semana	1,7 cirurgia incorreta por semana
15 minutos de fornecimento de água não potável por dia	Um minuto de fornecimento de água não potável a cada sete meses

Fonte: Keene, S. (2000), *Reliability Review* 20, p.19.

# Propriedade

Se  $X_1, \dots, X_n$  são v.a. independentes tais que  $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ , para  $i = 1, \dots, n$ , então, a v.a.

$$Y = X_1 + \dots + X_n = \sum_{i=1}^n X_i$$

é tal que  $Y \sim N(n\mu, n\sigma^2)$ .

Padronização:

$$Z = \frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} = \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu)}{\sigma} \sim N(0,1).$$

**Exemplo.** O peso de uma caixa de peças é uma v.a. normal com **média** 65 kg e **desvio padrão** de 4 kg. Um carregamento de **120 caixas** de peças é despachado. Qual a probabilidade de que a carga pese entre 7.893 kg e 7.910 kg?

## Exemplo

**Solução.** Pelo enunciado,

$X_i$  : peso da  $i$ -ésima caixa  $\Rightarrow X_i \sim N(65,16), i = 1, \dots, 120$ .

Logo,

$Y$  : peso da carga  $\Rightarrow Y = \sum_{i=1}^{120} X_i \sim N(120 \times 65, 120 \times 16),$

$Y \sim N(7800, 1920).$

Calculamos

$$P(7893 \leq Y \leq 7910) = P\left(\frac{7893 - 7800}{\sqrt{1920}} \leq Z \leq \frac{7910 - 7800}{\sqrt{1920}}\right)$$

$$= P(2,12 \leq Z \leq 2,51) = \Phi(2,51) - \Phi(2,12)$$

$$= 0,4940 - 0,4830 = 0,0110.$$

# Teorema central do limite

Se  $X_1, X_2, \dots, X_n$  é uma amostra aleatória de tamanho  $n$  de uma distribuição com média  $\mu$  e desvio padrão  $\sigma$  ( $0 < \sigma < \infty$ ), então a distribuição **aproximada** de

$$Z = \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu)}{\sigma} \text{ é normal padrão } N(0,1),$$

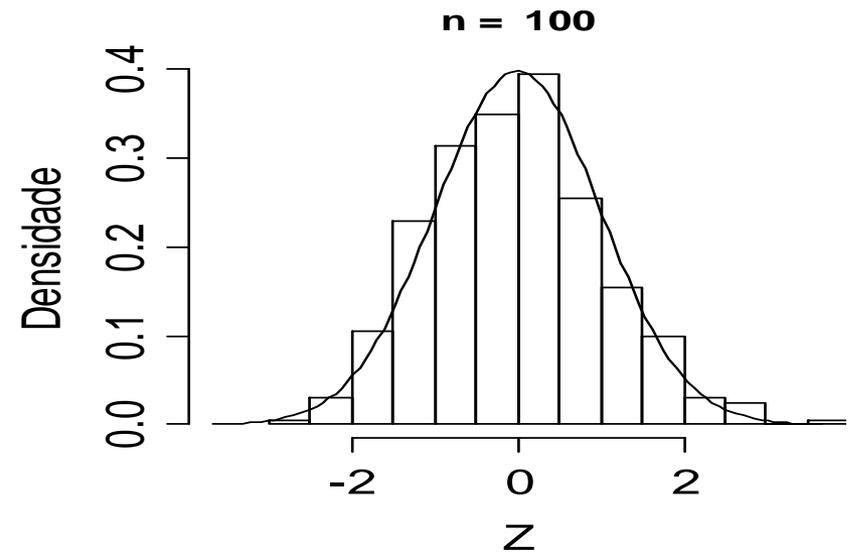
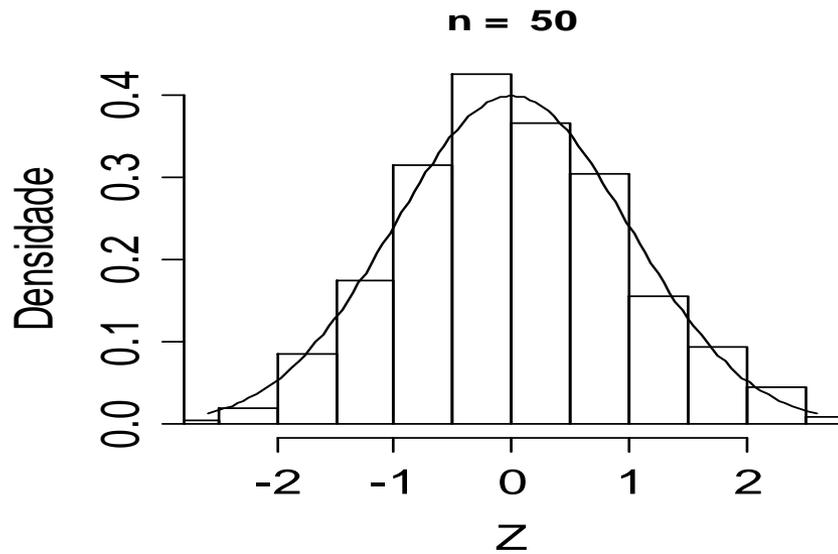
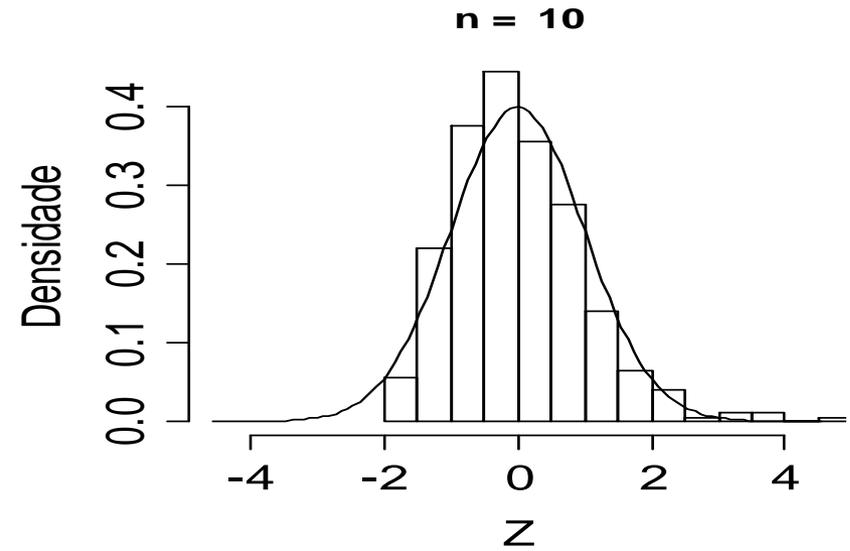
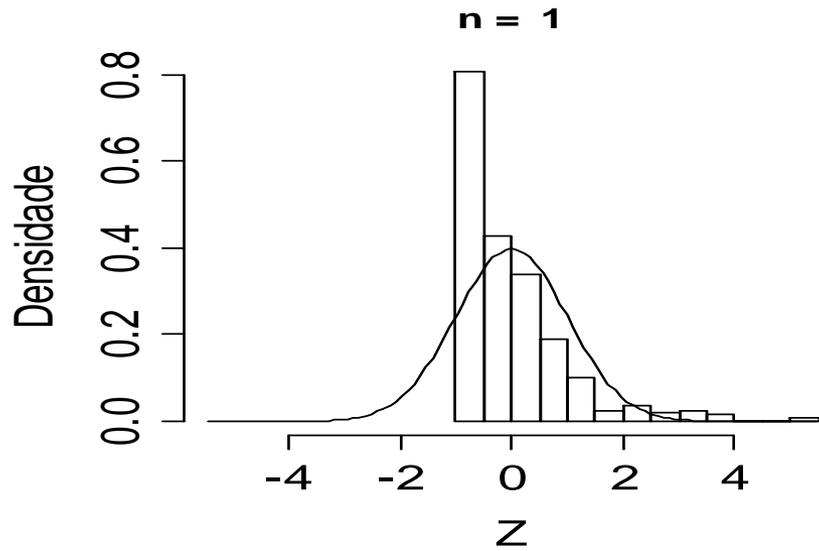
sendo que  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$  é a média amostral.

## Observações.

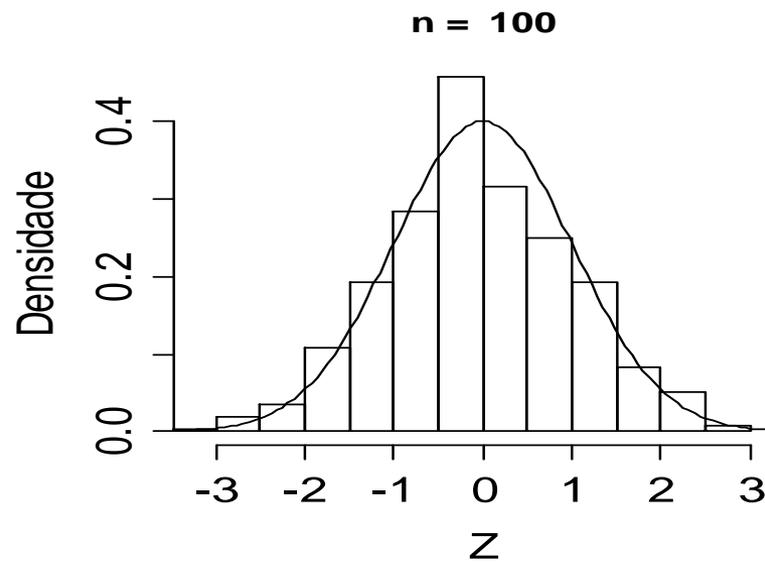
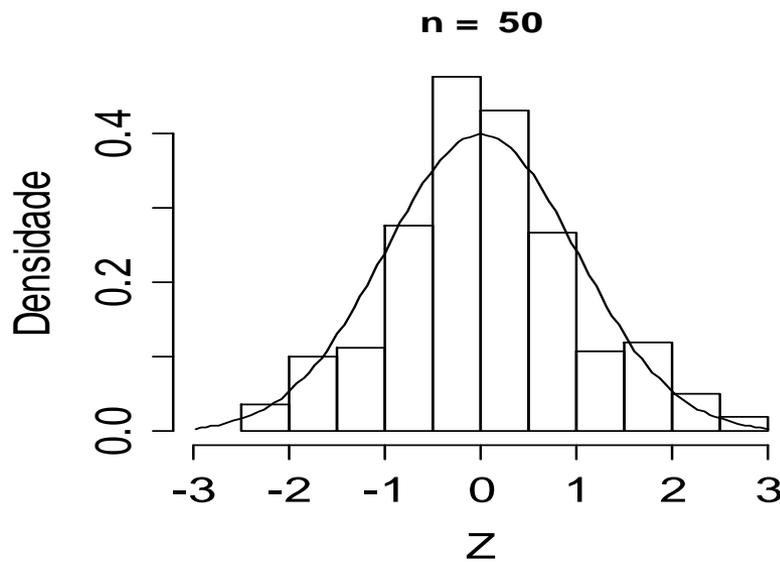
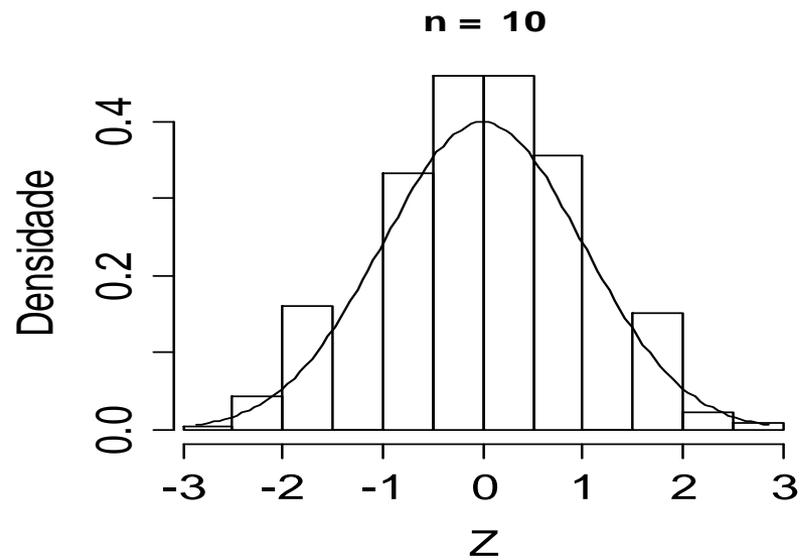
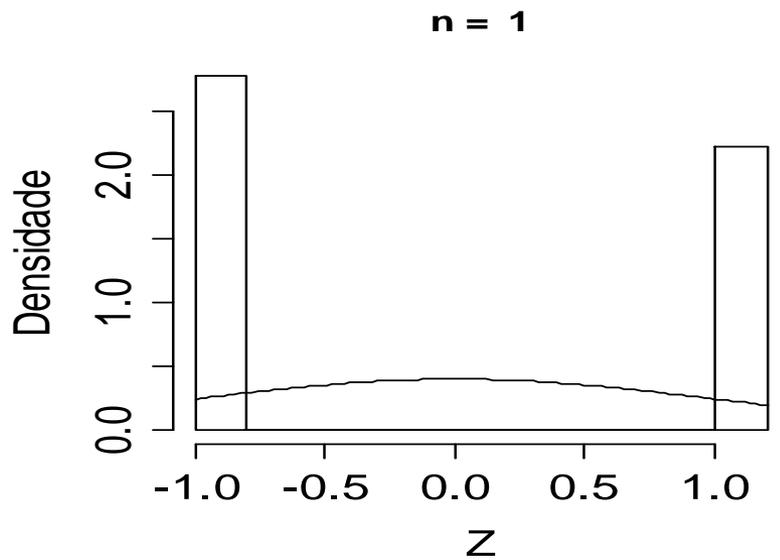
- (1) Quanto **maior**  $n$ , **melhor** a aproximação.
- (2) A distribuição das variáveis  $X$  pode ser **discreta** ou **contínua**.
- (3) A distribuição **aproximada** de

$$\sum_{i=1}^n X_i \text{ é } N(n\mu, n\sigma^2).$$

# Teorema central do limite – Distribuição exponencial



# Teorema central do limite – Distribuição Bernoulli ( $p = 0,45$ )



## Exemplo

Após arredondamento para o inteiro mais próximo, 48 números são somados. Os erros de arredondamento individuais são uniformemente distribuídos no intervalo  $(-0,5; 0,5)$ . Qual a probabilidade de que a soma dos números arredondados seja diferente da verdadeira soma por mais de 3 unidades (em ambos os sentidos) ?

**Solução.** Utilizando o teorema central do limite obtemos uma solução aproximada.

$X_i, i = 1, \dots, 48$  são os erros de arredondamento tais que  $X_i \sim U(-0,5; 0,5)$ ,

$E(X_i) = (-0,5 + 0,5) / 2 = 0$  e  $\text{Var}(X_i) = [0,5 - (-0,5)]^2 / 12 = 1 / 12$  (veja lâmina 2).

O erro de arredondamento  $E$  é dado por  $E = X_1 + X_2 + \dots + X_{48}$ , sendo que a distribuição **aproximada** é  $E \sim N(48 \times 0, 48 \times 1/12) = N(0,4)$ .

Devemos calcular  $P((E < -3) \cup (E > 3))$ , que é igual a  $P(E < -3) + P(E > 3)$ .

Usando a distribuição aproximada,  $P(E < -3) + P(E > 3) = 2 P(E < -3)$

$$= 2P\left(\frac{E - 0}{2} < \frac{-3 - 0}{2}\right) = 2P(Z < -1,50) = 2 \times 0,0668 = 0,1336.$$

## 5.4. Modelo de Weibull

Uma variável aleatória contínua  $X$  tem distribuição de Weibull com parâmetros de escala  $\alpha > 0$  e forma  $\beta > 0$  se sua função densidade é dada por

$$f(x) = \frac{\beta}{\alpha} \left( \frac{x}{\alpha} \right)^{\beta-1} e^{-\left( \frac{x}{\alpha} \right)^\beta}, \quad x \geq 0.$$

Função distribuição acumulada:

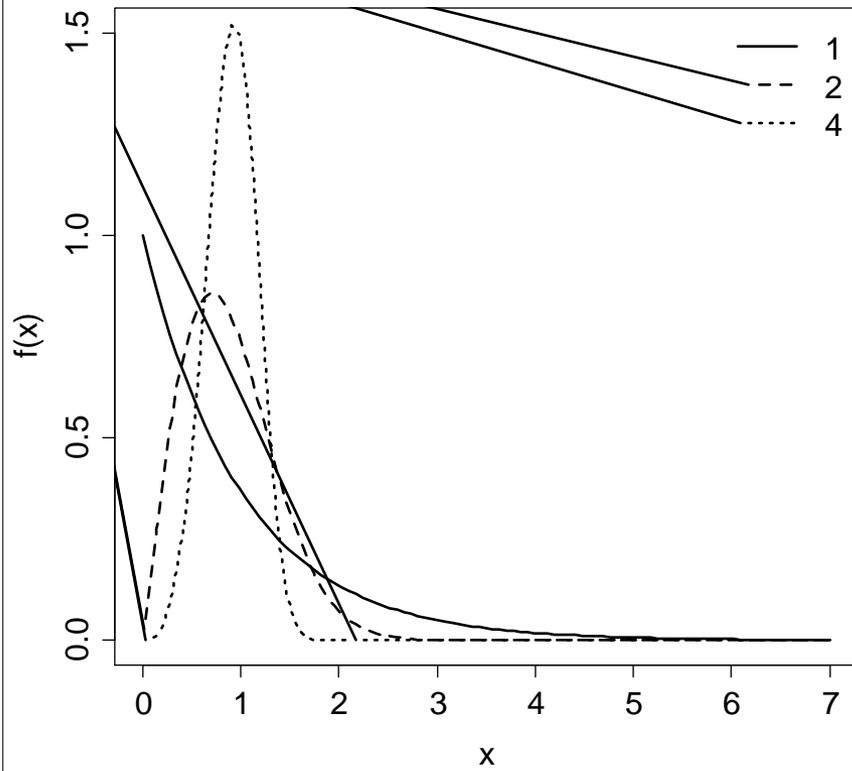
$$F(x) = P(X \leq x) = 1 - e^{-\left( \frac{x}{\alpha} \right)^\beta}, \quad x \geq 0.$$

Notação:  $X \sim W(\alpha, \beta)$ .

Obs. Se  $\beta = 1$ ,  $X \sim \text{Ex}(\alpha)$  (lâmina 5).

# Exemples

$\alpha = 1$



$\beta = 2$

