



# ME414 - Estatística para Experimentalistas

Parte 13

# Distribuição Normal

# Distribuição Normal

Hoje vamos falar da distribuição mais importante da Estatística, a distribuição **Normal**, também conhecida como distribuição **Gaussiana**.

A distribuição normal aparece naturalmente em inúmeros fenômenos:

- Erros de medição
- Altura, peso, pressão arterial e outras características biológicas
- Ruído em sinais elétricos
- Resistência de materiais

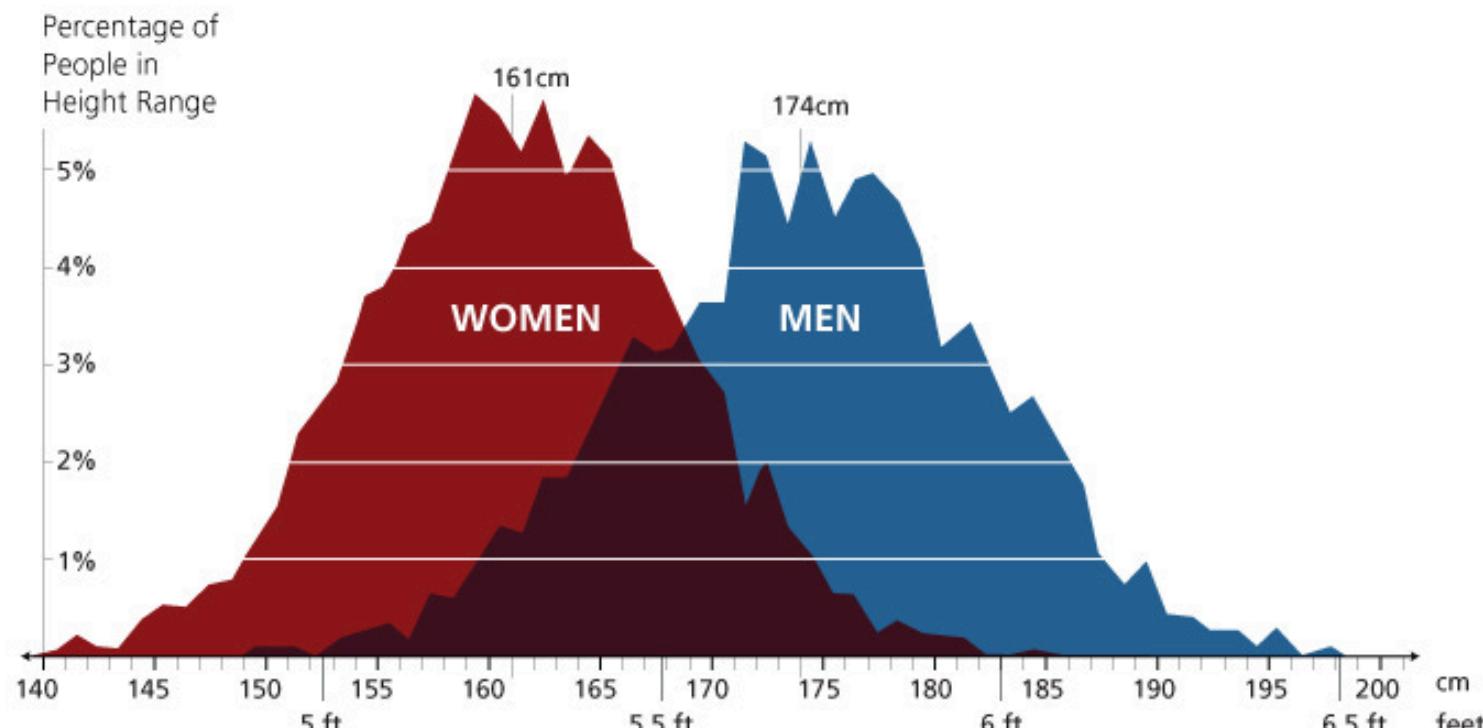
**Forma característica:** curva em formato de sino, simétrica em torno da média.

**Identificada por dois parâmetros:** Média ( $\mu$ ) e desvio padrão ( $\sigma$ ).

# Você já conhece a Distribuição Normal

## Height of Adult Women and Men

Within-group variation and between-group overlap are significant



Data from U.S. CDC, adults ages 18-86 in 2007

# Distribuição Normal

Dizemos que uma v.a.  $X$  possui distribuição normal com parâmetros  $\mu$  e  $\sigma^2$ ,  $\mu \in \mathbb{R}$  e  $\sigma^2 > 0$ , se a f.d.p.  $f_X$  é dada por:

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left[-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right], \quad -\infty < x < \infty.$$

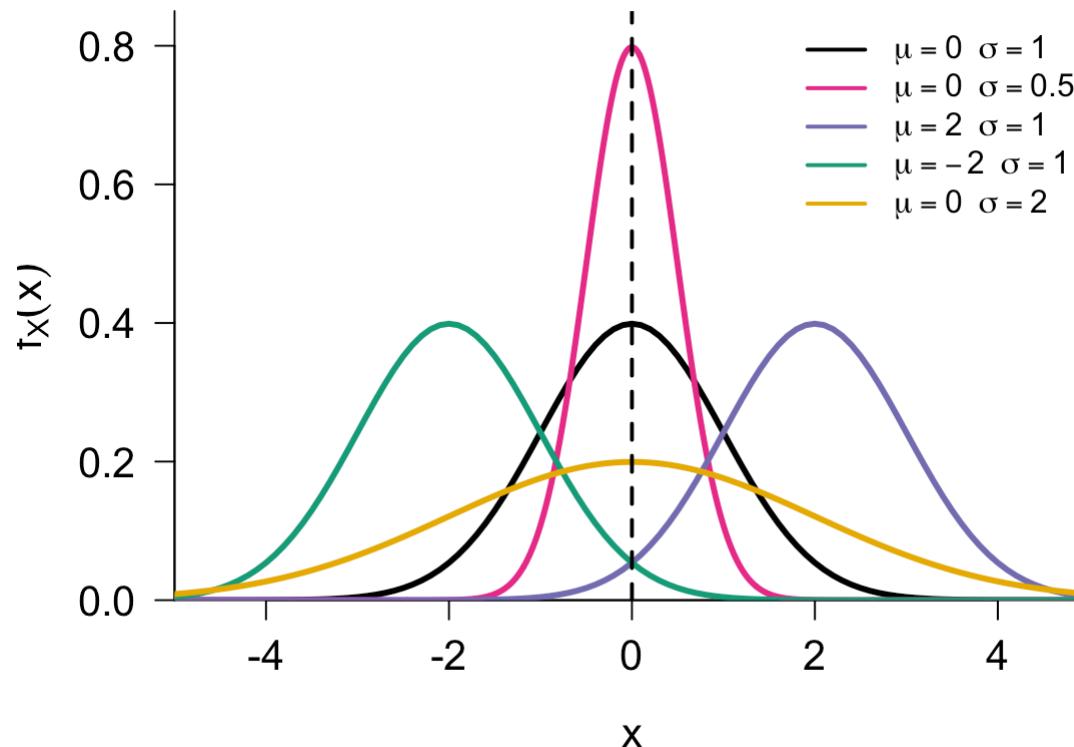
Notação:  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ .

A esperança e variância de uma v.a.  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  são:

$$\mathbb{E}(X) = \mu \quad \text{e} \quad \text{Var}(X) = \sigma^2.$$

# Distribuição Normal

Gráfico da função de densidade de probabilidade de uma v.a.  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ :



Função Densidade: “Forma de sino”, centrada em  $\mu$  e escala controlada por  $\sigma^2$ .

# Distribuição Normal - Esperança e Variância

Esperança:

$$\mathbb{E}(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left[-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right] dx = \mu.$$

Variância:

$$\begin{aligned}Var(X) &= \mathbb{E}([X - \mathbb{E}(X)]^2) \\&= \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left[-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right] dx \\&= \sigma^2.\end{aligned}$$

# Exemplo: OkCupid

OkCupid é uma rede social para relacionamentos.

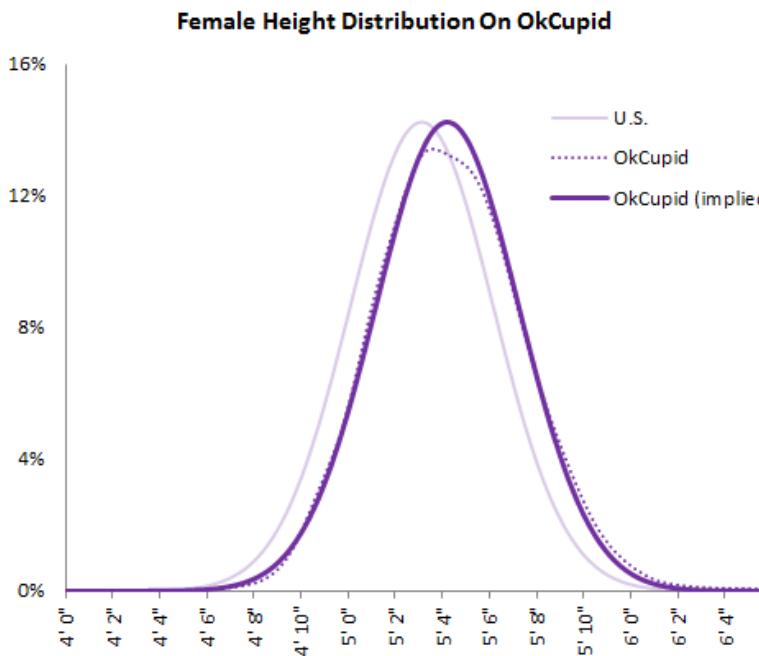
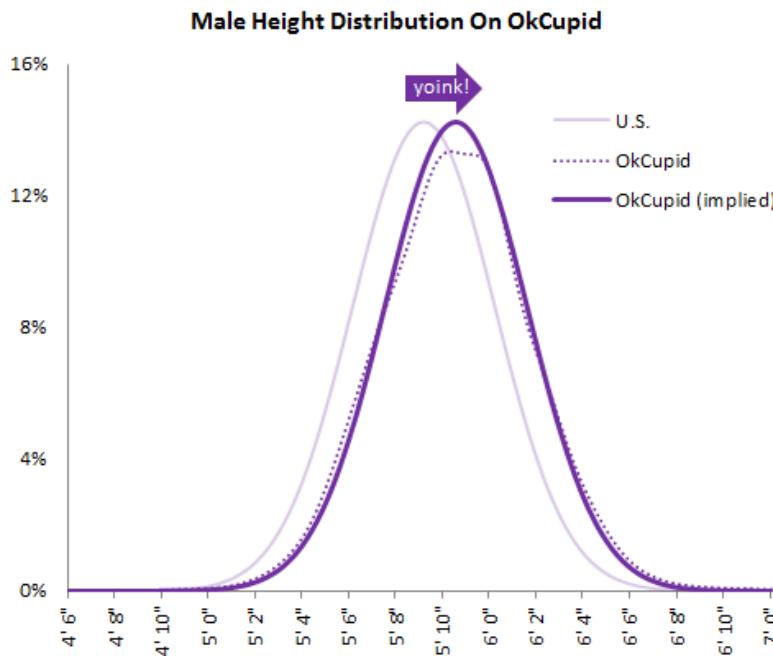
Usuários devem colocar características pessoais como, por exemplo, altura.

Será que são sinceros?



# Exemplo: OkCupid

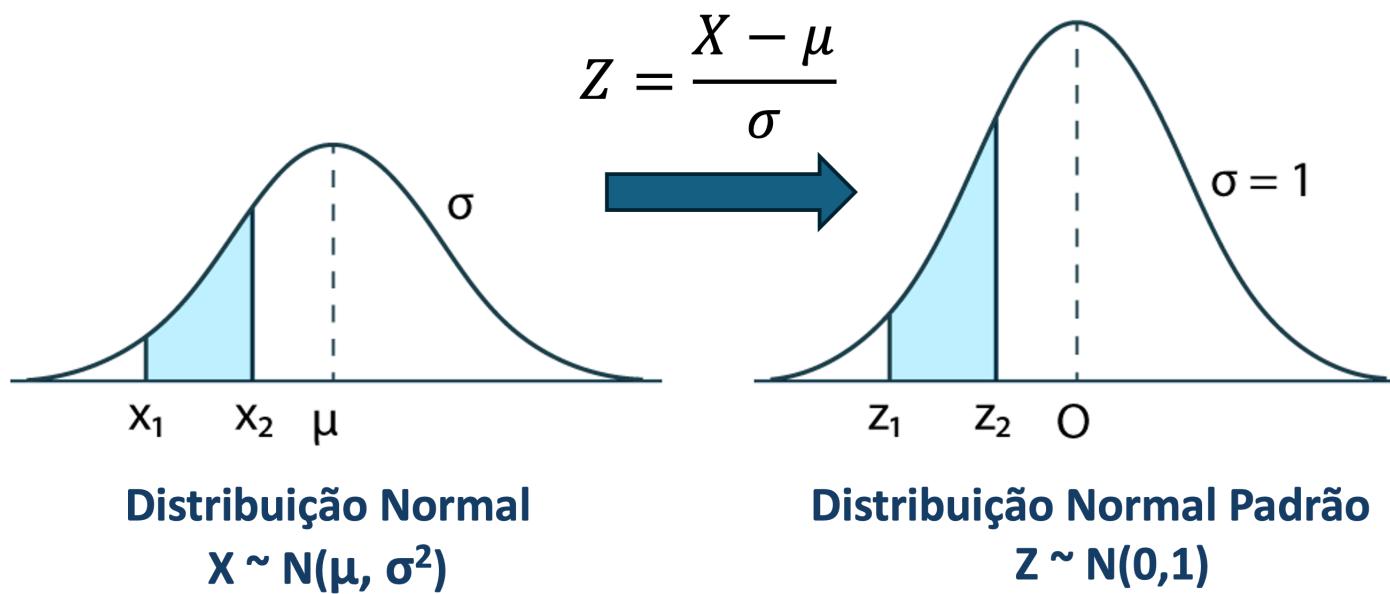
Comparação da distribuição das alturas da população adulta norte-americana e a distribuição das alturas dos usuários do site:



Fonte: <http://blog.okcupid.com/index.php/the-biggest-lies-in-online-dating/>

# Distribuição Normal Padrão

Qualquer variável que segue uma distribuição  $N(\mu, \sigma^2)$ , pode ser transformada em uma distribuição  $N(0, 1)$ , chamada de **Normal Padrão**.



**Relevância:** Isso permite comparar variáveis em escalas diferentes.

# Distribuição Normal Padrão

Propriedade: Se  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , então

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

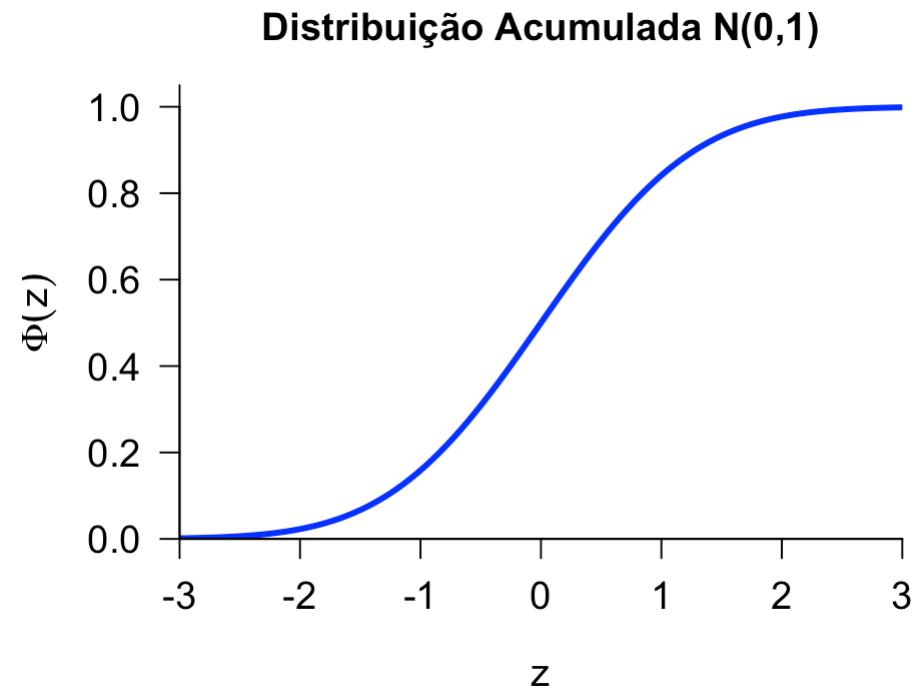
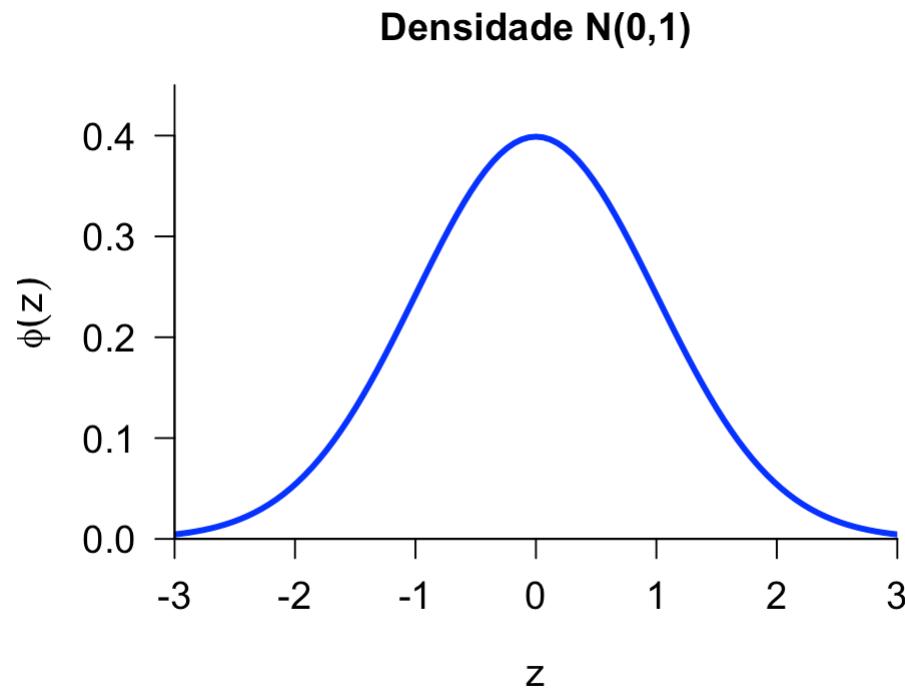
Dizemos que  $Z$  tem distribuição **Normal Padrão** e sua densidade se reduz a:

$$\phi(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-z^2/2}, \quad -\infty < z < \infty.$$

A f.d.a. de uma Normal padrão, que denotaremos por  $\Phi$ , é:

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

# Distribuição Normal Padrão



# Exemplo: SAT e ACT

Uma universidade americana recebeu inscrição de dois alunos (Pam e Jim) com os respectivos históricos escolares. No entanto, Pam realizou o SAT e tirou 1800, enquanto que o Jim fez o ACT e tirou 24. Como a universidade pode comparar os dois alunos, baseando-se nesses testes?



Precisamos avaliar quanto melhor (ou pior) a Pam foi em relação aos demais alunos que realizaram o SAT.

Precisamos avaliar quanto melhor (ou pior) o Jim foi em relação aos demais alunos que realizaram o ACT.

# Exemplo: SAT e ACT

A universidade tem acesso à média (1500) e ao desvio padrão (300) das notas de todos os alunos que realizaram o SAT juntamente com a Pam.

A universidade tem acesso à média (21) e ao desvio padrão (5) das notas de todos os alunos que realizaram o ACT juntamente com a Jim.

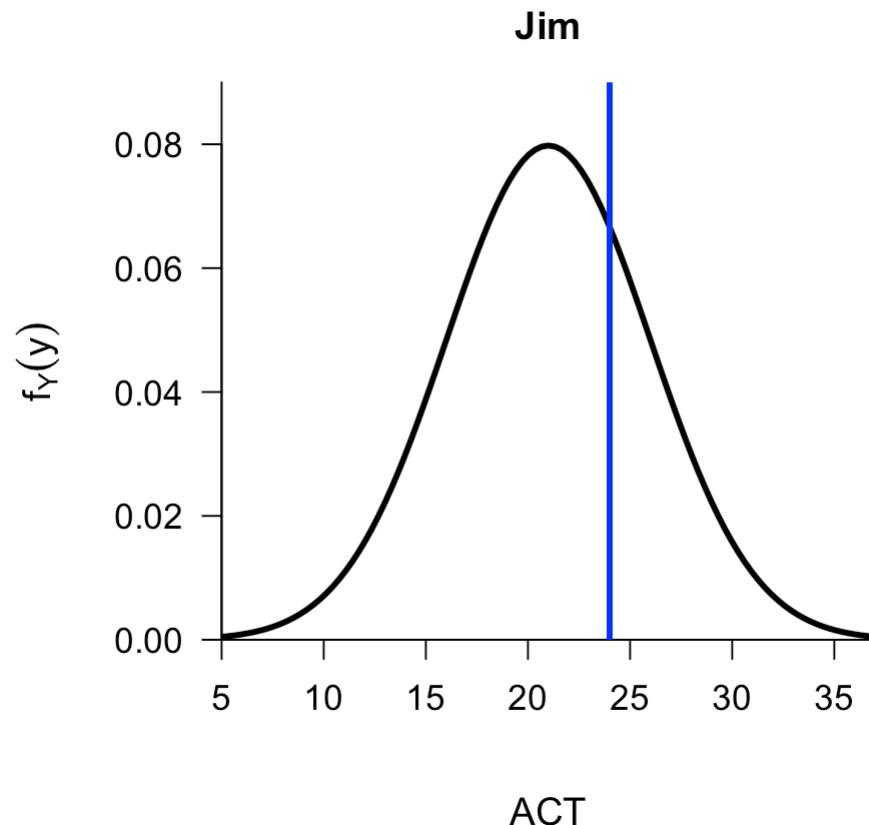
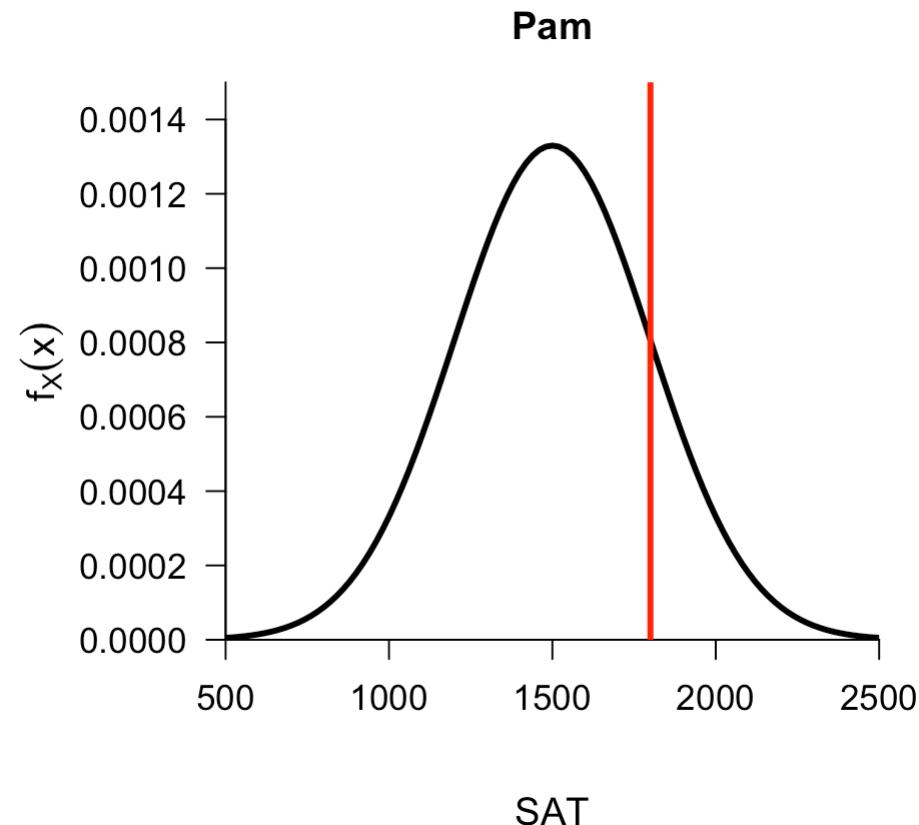
Assumindo que as notas dos dois testes seguem uma distribuição normal:

Seja  $X$  uma v.a. representando a nota no SAT:  $X \sim N(\mu = 1500, \sigma^2 = 300^2)$ .

Seja  $Y$  uma v.a. representando a nota no ACT:  $Y \sim N(\mu = 21, \sigma^2 = 5^2)$ .



# Exemplo: SAT e ACT



# Exemplo: SAT e ACT

Seja  $X$  uma v.a. representando a nota no SAT:  $X \sim N(\mu = 1500, \sigma^2 = 300^2)$ .

Padronizando a v.a. das notas do SAT:  $Z_1 = \frac{X-1500}{300} \sim N(0, 1)$ .

Padronizando a nota da Pam:  $\frac{1800-1500}{300} = 1$ .

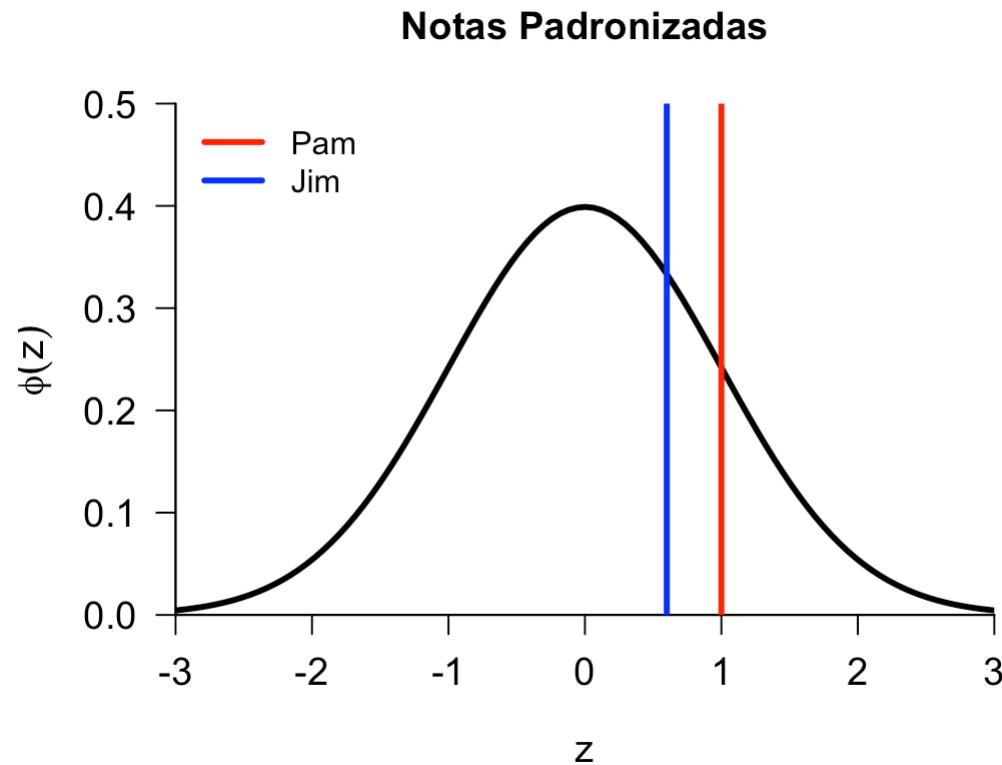
Seja  $Y$  uma v.a. representando a nota no ACT:  $Y \sim N(\mu = 21, \sigma^2 = 5^2)$ .

Padronizando a v.a. das notas do ACT:  $Z_2 = \frac{Y-21}{5} \sim N(0, 1)$ .

Padronizando a nota do Jim:  $\frac{24-21}{5} = 0.6$ .

# Exemplo: SAT e ACT

Com as notas padronizadas, podemos compará-las:



# Distribuição Normal

Para calcular as probabilidades, precisamos usar a f.d.a. de  $Z \sim N(0, 1)$

$$\Phi(z) = P(Z \leq z) = \int_{-\infty}^z \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-t^2/2} dt,$$

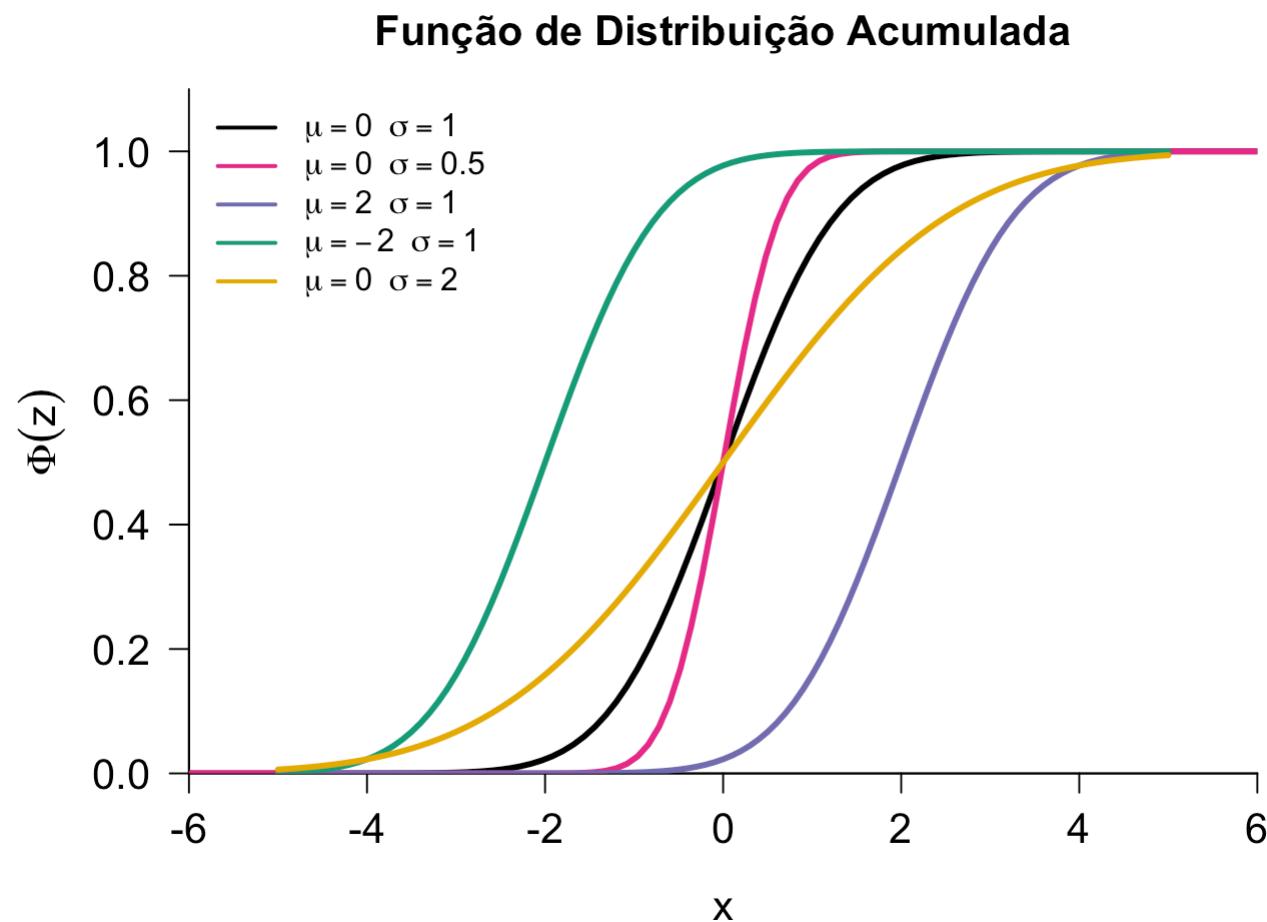
que não tem forma fechada, pois  $e^{-t^2}$  não tem antiderivada.

Contudo, os valores para  $Z \sim N(0, 1)$  e  $\phi(z)$  encontram-se tabelados.

Todo o que precisamos fazer é transformar a variável em  $N(0, 1)$  e usar os valores tabelados. Ou seja, para  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , temos:

$$F_X(a) = P(X \leq a) = P\left(\underbrace{\frac{X - \mu}{\sigma}}_Z \leq \frac{a - \mu}{\sigma}\right) = \Phi\left(\frac{a - \mu}{\sigma}\right).$$

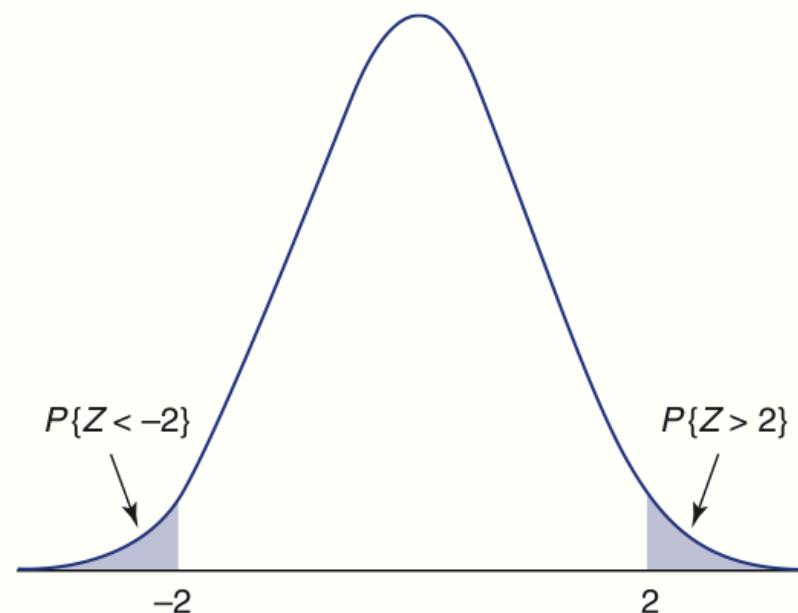
# Distribuição Normal



# Distribuição Normal - Simetria

A distribuição normal é simétrica, portanto

$$P(Z < -z) = P(Z > z).$$



# Distribuição Normal

Seja  $Z \sim \text{Normal}(0, 1)$ , com f.d.a.  $\Phi$ :

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

Então,

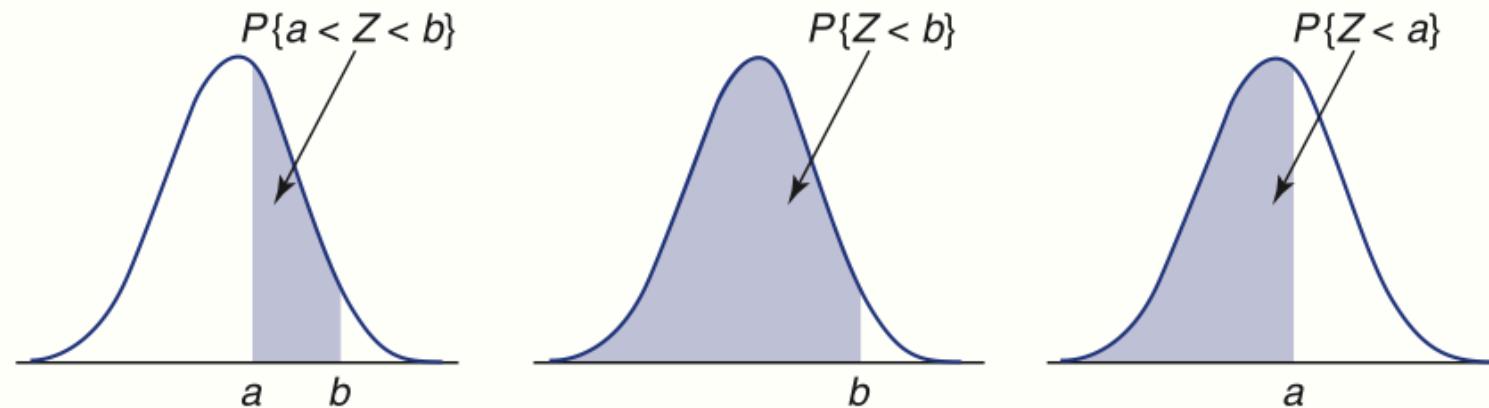
- $\Phi(0) = 0.5$ ,
- $\Phi(-\infty) = 0$ ,
- $\Phi(\infty) = 1$ ,
- Por simetria:

$$\begin{aligned}\Phi(x) &= P(Z < x) = P(Z > -x) \\ &= 1 - P(Z < -x) = 1 - \Phi(-x).\end{aligned}$$

# Distribuição Normal

A probabilidade de um intervalo é dada por:

$$\begin{aligned} P(a < Z < b) &= P(Z < b) - P(Z < a) \\ &= P(Z \leq b) - P(Z \leq a) \\ &= \Phi(b) - \Phi(a). \end{aligned}$$



# Distribuição Normal

Veja a tabela da normal com os valores de  $\Phi(1)$  e  $\Phi(0)$  destacados:

Tabela I: Distribuição Normal Padrão Acumulada



Fornece  $\Phi(z) = P(-\infty < Z \leq z)$ , para todo  $z$ , de 0,01 em 0,01, desde  $z = 0,00$  até  $z = 3,59$   
A distribuição de  $Z$  é Normal( $0;1$ )

<b><i>z</i></b>	<b>0,00</b>	<b>0,01</b>	<b>0,02</b>	<b>0,03</b>	<b>0,04</b>	<b>0,05</b>	<b>0,06</b>	<b>0,07</b>	<b>0,08</b>	<b>0,09</b>
<b>0,0</b>	<b>0,5000</b>	0,5040	0,5080	0,5120	0,5160	0,5199	0,5239	0,5279	0,5319	0,5359
<b>0,1</b>	0,5398	0,5438	0,5478	0,5517	0,5557	0,5596	0,5636	0,5675	0,5714	0,5753
<b>0,2</b>	0,5793	0,5832	0,5871	0,5910	0,5948	0,5987	0,6026	0,6064	0,6103	0,6141
<b>0,3</b>	0,6179	0,6217	0,6255	0,6293	0,6331	0,6368	0,6406	0,6443	0,6480	0,6517
<b>0,4</b>	0,6554	0,6591	0,6628	0,6664	0,6700	0,6736	0,6772	0,6808	0,6844	0,6879
<b>0,5</b>	0,6915	0,6950	0,6985	0,7019	0,7054	0,7088	0,7123	0,7157	0,7190	0,7224
<b>0,6</b>	0,7257	0,7291	0,7324	0,7357	0,7389	0,7422	0,7454	0,7486	0,7517	0,7549
<b>0,7</b>	0,7580	0,7611	0,7642	0,7673	0,7704	0,7734	0,7764	0,7794	0,7823	0,7852
<b>0,8</b>	0,7881	0,7910	0,7939	0,7967	0,7995	0,8023	0,8051	0,8078	0,8106	0,8133
<b>0,9</b>	0,8159	0,8186	0,8212	0,8238	0,8264	0,8289	0,8315	0,8340	0,8365	0,8389
<b>1,0</b>	<b>0,8413</b>	0,8438	0,8461	0,8485	0,8508	0,8531	0,8554	0,8577	0,8599	0,8621
<b>1,1</b>	0,8643	0,8665	0,8686	0,8708	0,8729	0,8749	0,8770	0,8790	0,8810	0,8830
<b>1,2</b>	0,8849	0,8869	0,8888	0,8907	0,8925	0,8944	0,8962	0,8980	0,8997	0,9015
<b>1,3</b>	0,9032	0,9049	0,9066	0,9082	0,9099	0,9115	0,9131	0,9147	0,9162	0,9177

# Distribuição Normal

Exercitando com a tabela da Normal:

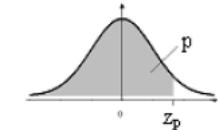
$$\Phi(0.2) = 0.5793$$

$$\Phi(0.45) = 0.6736$$

$$\Phi(1.28) = 0.8997$$

$$\begin{aligned}\Phi(-0.45) &= 1 - \Phi(0.45) \\ &= 0.3264\end{aligned}$$

Tabela I: Distribuição Normal Padrão Acumulada



Fornece  $\Phi(z) = P(-\infty < Z \leq z)$ , para todo  $z$ , de 0,01 em 0,01, desde  $z = 0,00$  até  $z = 3,59$   
A distribuição de  $Z$  é  $\text{Normal}(0;1)$

<b>z</b>	<b>0,00</b>	<b>0,01</b>	<b>0,02</b>	<b>0,03</b>	<b>0,04</b>	<b>0,05</b>	<b>0,06</b>	<b>0,07</b>	<b>0,08</b>	<b>0,09</b>
<b>0,0</b>	0,5000	0,5040	0,5080	0,5120	0,5160	0,5199	0,5239	0,5279	0,5319	0,5359
<b>0,1</b>	0,5398	0,5438	0,5478	0,5517	0,5557	0,5596	0,5636	0,5675	0,5714	0,5753
<b>0,2</b>	0,5793	0,5832	0,5871	0,5910	0,5948	0,5987	0,6026	0,6064	0,6103	0,6141
<b>0,3</b>	0,6179	0,6217	0,6255	0,6293	0,6331	0,6368	0,6406	0,6443	0,6480	0,6517
<b>0,4</b>	0,6554	0,6591	0,6628	0,6664	0,6700	0,6736	0,6772	0,6808	0,6844	0,6879
<b>0,5</b>	0,6915	0,6950	0,6985	0,7019	0,7054	0,7088	0,7123	0,7157	0,7190	0,7224
<b>0,6</b>	0,7257	0,7291	0,7324	0,7357	0,7389	0,7422	0,7454	0,7486	0,7517	0,7549
<b>0,7</b>	0,7580	0,7611	0,7642	0,7673	0,7704	0,7734	0,7764	0,7794	0,7823	0,7852
<b>0,8</b>	0,7881	0,7910	0,7939	0,7967	0,7995	0,8023	0,8051	0,8078	0,8106	0,8133
<b>0,9</b>	0,8159	0,8186	0,8212	0,8238	0,8264	0,8289	0,8315	0,8340	0,8365	0,8389
<b>1,0</b>	0,8413	0,8438	0,8461	0,8485	0,8508	0,8531	0,8554	0,8577	0,8599	0,8621
<b>1,1</b>	0,8643	0,8665	0,8686	0,8708	0,8729	0,8749	0,8770	0,8790	0,8810	0,8830
<b>1,2</b>	0,8849	0,8869	0,8888	0,8907	0,8925	0,8944	0,8962	0,8980	0,8997	0,9015
<b>1,3</b>	0,9032	0,9049	0,9066	0,9082	0,9099	0,9115	0,9131	0,9147	0,9162	0,9177

# Distribuição Normal

Exemplo: Se  $X \sim N(10, 4)$ , calcular:

1.  $P(8 < X < 10)$
2.  $P(9 \leq X \leq 12)$
3.  $P(X > 10)$
4.  $P(X < 8 \text{ ou } X > 11)$

Fonte: Morettin & Bussab, Estatística Básica 5<sup>a</sup> edição, pág 182.

# Distribuição Normal

Recorde que se  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , então  $\frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$ .

Neste problema, sabemos que  $\mu = 10$  e  $\sigma^2 = 4$ , logo  $\sigma = 2$ . Então,

$$Z = \frac{(X - 10)}{2} \sim N(0, 1).$$

Devemos transformar  $X$  de modo que o evento  $8 < X < 10$  permaneça inalterado. Fazemos isso transformando todos os lados da inequação:

$$\begin{aligned} 8 < X < 10 &\Leftrightarrow 8 - 10 < X - 10 < 10 - 10 \\ &\Leftrightarrow \frac{8 - 10}{2} < \frac{X - 10}{2} < \frac{10 - 10}{2} \\ &\Leftrightarrow -1 < Z < 0 \end{aligned}$$

# Distribuição Normal

Então,  $P(8 < X < 10) = P(-1 < Z < 0)$ .

O valor  $\Phi(0)$  está disponível na tabela e é igual a 0.5.

Para obtermos  $\Phi(-1)$ , devemos usar a simetria da função  $\Phi$  em torno do zero:

$$\Phi(-z) = 1 - \Phi(z).$$

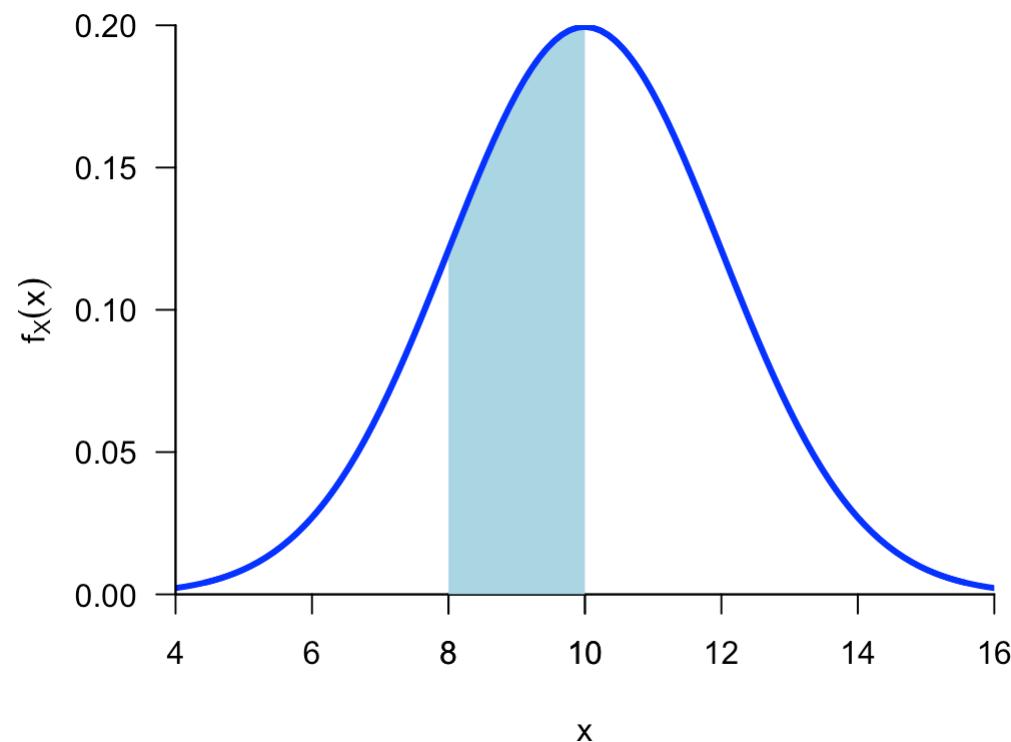
A tabela nos dá  $\Phi(1) = 0.8413 \quad \Rightarrow \quad \Phi(-1) = 1 - 0.8413 = 0.1587$ .

Concluimos portanto que

$$\begin{aligned} P(8 < X < 10) &= P(-1 < Z < 0) \\ &= \Phi(0) - \Phi(-1) \\ &= 0.5 - 0.1587 = 0.3413. \end{aligned}$$

# Distribuição Normal

Gráfico da curva  $N(10, 4)$  com a região  $[8, 10]$  correspondente ao item 1 em destaque:



# Distribuição Normal

$$\begin{aligned}2. P(9 \leq X \leq 12) &= P\left(\frac{9-10}{2} \leq \frac{X-10}{2} \leq \frac{12-10}{2}\right) \\&= P(-1/2 \leq Z \leq 1) = 0.5328.\end{aligned}$$

$$3. P(X > 10) = P\left(\frac{X-10}{2} > \frac{10-10}{2}\right) = P(Z > 0) = 0.5.$$

$$\begin{aligned}4. P(X < 8 \text{ ou } X > 11) &= P(X < 8) + P(X > 11) \\&= P\left(\frac{X-10}{2} < \frac{8-10}{2}\right) + P\left(\frac{X-10}{2} > \frac{11-10}{2}\right) \\&= P(Z < -1) + P(Z > 1/2) \\&= 0.1586 + 0.3085 = 0.4671.\end{aligned}$$

# Distribuição Normal

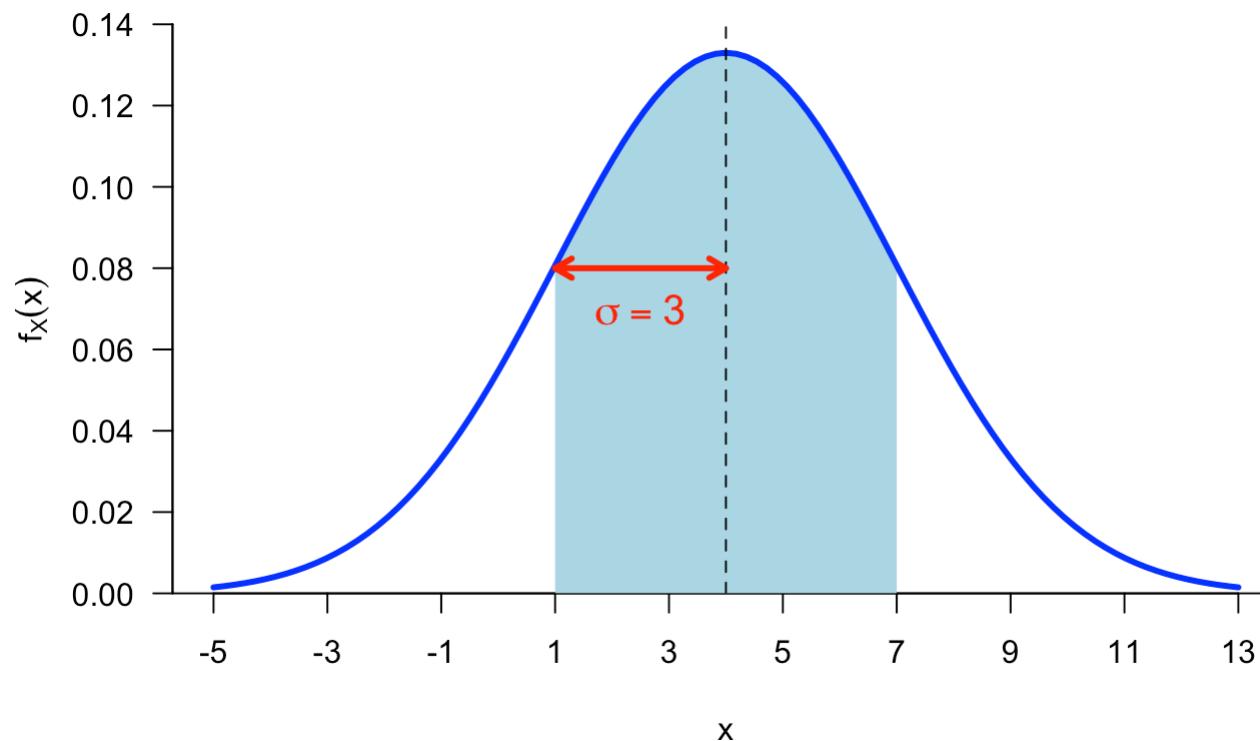
Exemplo: Se  $X \sim N(4, 3^2)$ , calcule  $P(X \leq 7)$  e  $P(1 < X \leq 7)$ .

$$\begin{aligned} P(X \leq 7) &= P\left(\frac{X - 4}{3} \leq \frac{7 - 4}{3}\right) \\ &= P(Z \leq 1) = \Phi(1) = 0.8413 . \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P(1 < X \leq 7) &= P\left(\frac{1 - 4}{3} < \frac{X - 4}{3} \leq \frac{7 - 4}{3}\right) \\ &= P(-1 < Z \leq 1) \\ &= \Phi(1) - \Phi(-1) \\ &= \Phi(1) - [1 - \Phi(1)] \\ &= 2\Phi(1) - 1 = 2 \times 0.8413 - 1 = 0.6826 . \end{aligned}$$

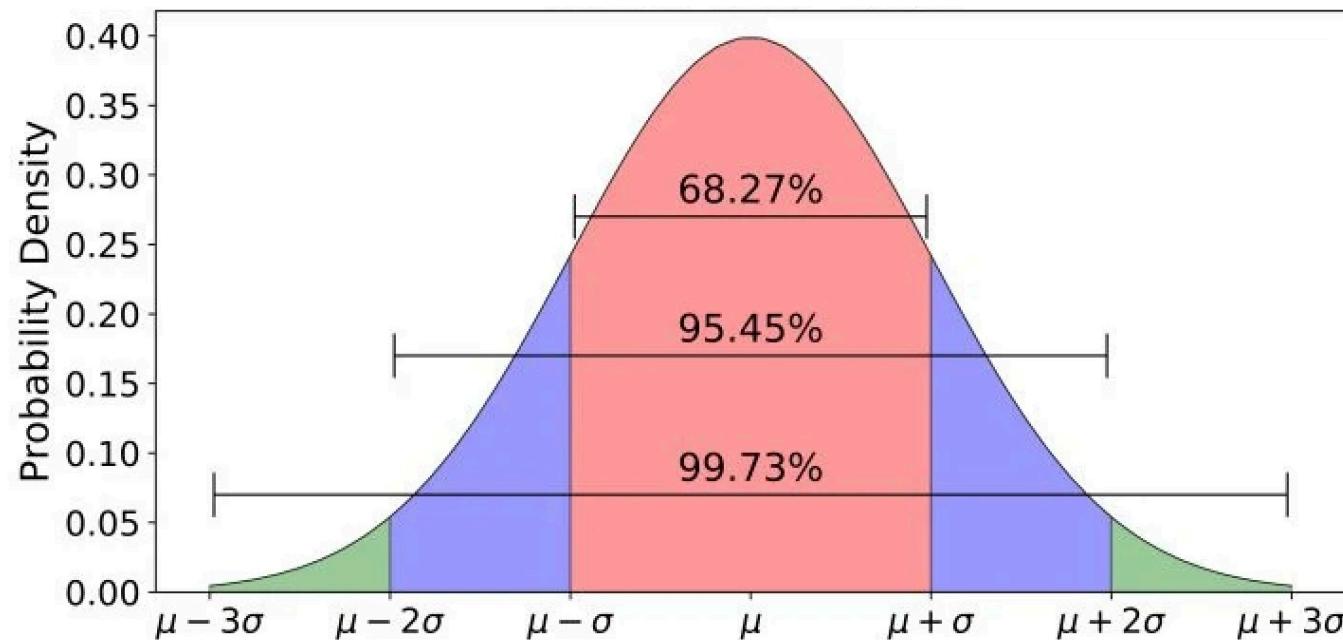
# Distribuição Normal

Exemplo:  $X \sim N(4, 3^2)$  e a região correspondente a  $P(1 < X \leq 7)$  em destaque no gráfico



# Regra Empírica

Em uma distribuição normal  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , temos o seguinte:

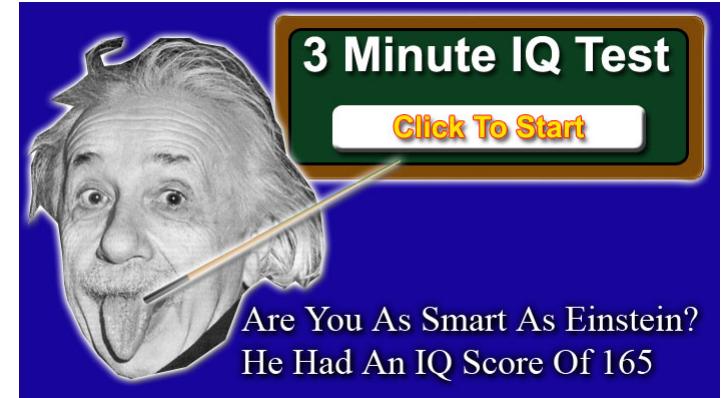


# Regra Empírica

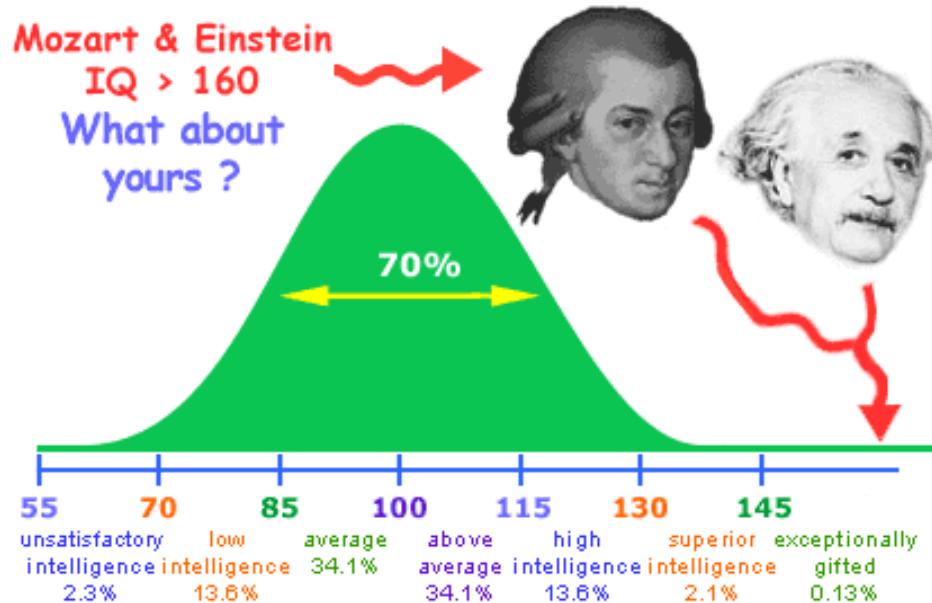
**Exemplo:** Suponha que o *QI* da população mundial segue uma distribuição normal com média 100 e desvio padrão de 15

Encontre um intervalo que englobe os *QI*'s de 68.3% da população?

E se quisermos 95%? E 99.7%?



# Regra Empírica



Como  $QI \sim N(100, 15^2)$ , pela regra empírica:

68.3% da população:  $85 \leq QI \leq 115$

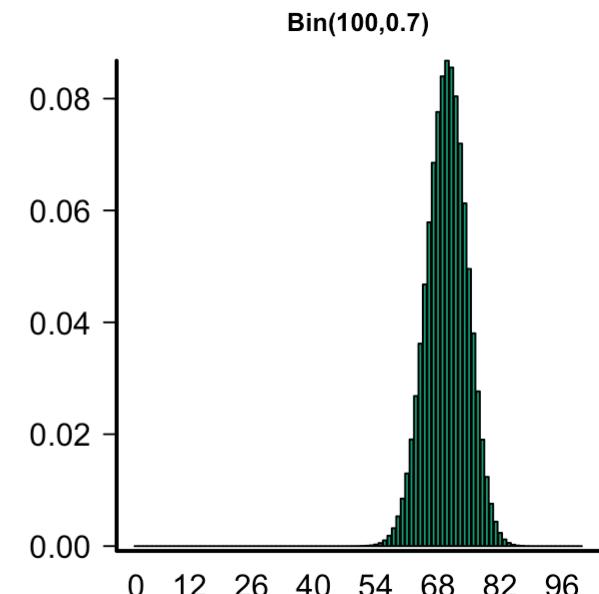
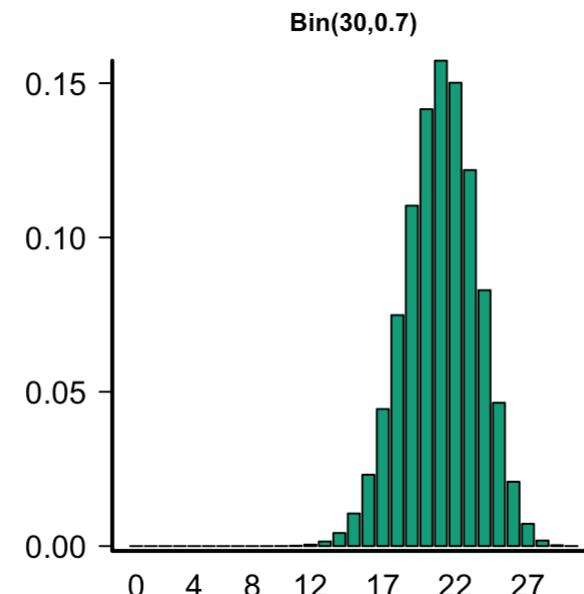
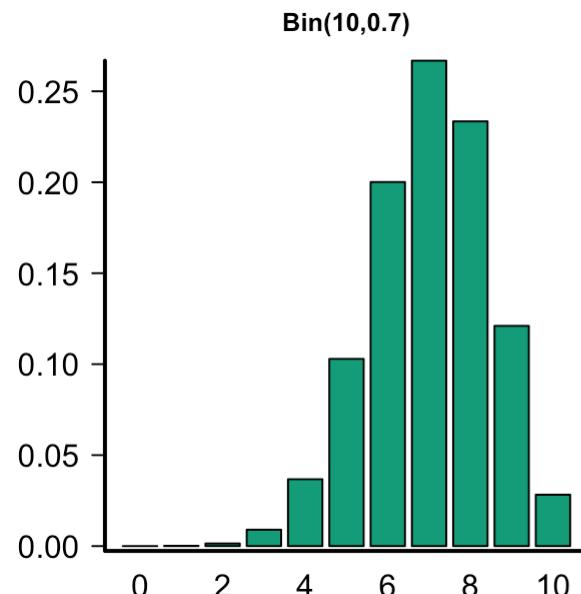
95% da população:  $70 \leq QI \leq 130$

99.7% da população:  $55 \leq QI \leq 145$

# Aproximação Normal para uma Binomial

Seja  $X \sim \text{Bin}(n, p)$ .

O que acontece quando o número de ensaios  $n$  aumenta?

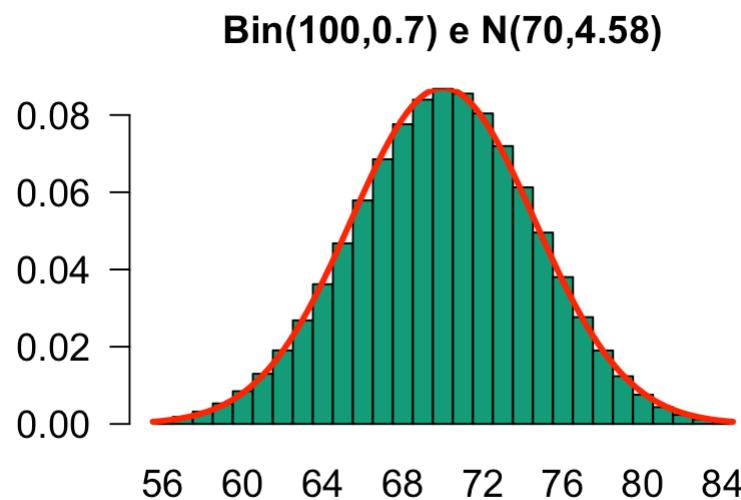


# Aproximação Normal para uma Binomial

Seja  $X \sim Bin(n, p)$ . Se  $n$  é suficientemente grande, a distribuição de  $X$  pode ser aproximada pela distribuição normal, isto é,

$$X \sim N(np, np(1 - p)).$$

Exemplo: Se  $X \sim Bin(100, 0.7)$ , podemos usar a aproximação  $X \sim N(70, 21)$ .



# Aproximação Normal para uma Binomial

**Exemplo:** Seja  $X$  o número de vezes que uma moeda honesta resulta em cara quando é lançada 40 vezes. Então,

$$X \sim Bin(40, 0.5).$$

Encontre  $P(X = 20)$  usando a fórmula exata e a aproximação normal.

- Binomial:

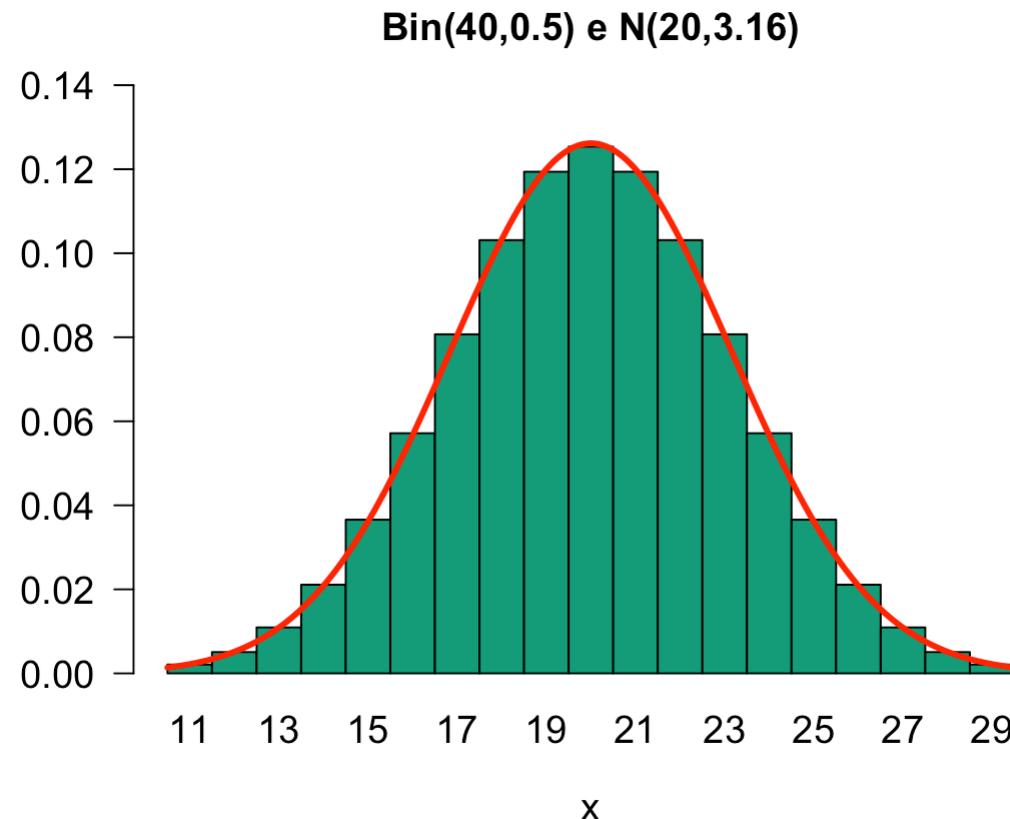
$$P(X = 20) = \binom{40}{20} (0.5)^{20} (0.5)^{20} = 0.125 .$$

- Normal:

$$P(X = 20) \approx P(19.5 < X \leq 20.5) = 0.1256 .$$

# Aproximação Normal para uma Binomial

Exemplo:  $X \sim Bin(40, 0.5)$ .



# Aproximação Normal para uma Binomial

Em geral, para que a aproximação para a normal seja utilizada:

$$np \geq 10$$

$$n(1 - p) \geq 10$$

Ou seja, pelo menos 10 sucessos e pelo menos 10 fracassos na amostra.

# Relembrando: Propriedades da Esperança

1. Para qualquer v.a.  $X$  e constantes  $a$  e  $b$ :

$$\mathbb{E}(aX + b) = a\mathbb{E}(X) + b.$$

Casos particulares:

- $\mathbb{E}(X + b) = \mathbb{E}(X) + b,$
- $\mathbb{E}(aX) = a\mathbb{E}(X).$

2. Se  $X_1, X_2, \dots, X_n$  são variáveis aleatórias:

$$\mathbb{E}\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}(X_i).$$

# Relembrando: Propriedades da Variância

1. Para qualquer v.a.  $X$  e constantes  $a$  e  $b$ :

$$Var(aX + b) = a^2 Var(X).$$

Casos particulares:

- $Var(X + b) = Var(X)$ ,
- $Var(aX) = a^2 Var(X)$ .

2. Se  $X_1, X_2, \dots, X_n$  são variáveis aleatórias independentes:

$$Var\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n Var(X_i).$$

# Propriedades da Normal

Se adicionarmos ou multiplicarmos uma constante a uma v.a. com distribuição Normal, a v.a. resultante continua tendo distribuição normal. Ou seja,

$$X \sim N(\mu, \sigma^2) \quad \Rightarrow \quad aX + b \sim N(a\mu + b, a^2\sigma^2).$$

Isso explica que:

$$X \sim N(\mu, \sigma^2) \quad \Leftrightarrow \quad Z = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1).$$

Se  $X$  e  $Y$  são v.a.'s independentes, tal que  $X \sim N(\mu_x, \sigma_x^2)$  e  $Y \sim N(\mu_y, \sigma_y^2)$ , então

$$X + Y \sim N(\mu_x + \mu_y, \sigma_x^2 + \sigma_y^2).$$

# Leituras

- [Ross](#): seções 6.3 a 6.7.
- [OpenIntro](#): seções 3.1, 3.2, 3.4.2
- Magalhães: capítulo 6.

Slides produzidos pelos professores:

- Samara Kiihl
- Tatiana Benaglia
- Larissa Matos
- Benilton Carvalho

