

ME951 - Estatística e Probabilidade I

Parte 13

Notas de aula de ME414 produzidas pelos professores **Samara Kiihl**, **Tatiana Benaglia** e **Benilton Carvalho** modificadas e alteradas pela Profa. **Larissa Avila Matos**

Distribuição Normal

Distribuição Normal

Dizemos que uma v.a. X possui distribuição normal com parâmetros μ e σ^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: $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

Distribuição Normal

Dizemos que uma v.a. X possui distribuição normal com parâmetros μ e σ^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: $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

Distribuição mais importante da Estatística. Também conhecida como distribuição Gaussiana.

Distribuição Normal

Dizemos que uma v.a. X possui distribuição normal com parâmetros μ e σ^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: $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

Distribuição mais importante da Estatística. Também conhecida como distribuição Gaussiana.

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 - Esperança e Variância

Esperança:

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

Distribuição Normal - Esperança e Variância

Esperança:

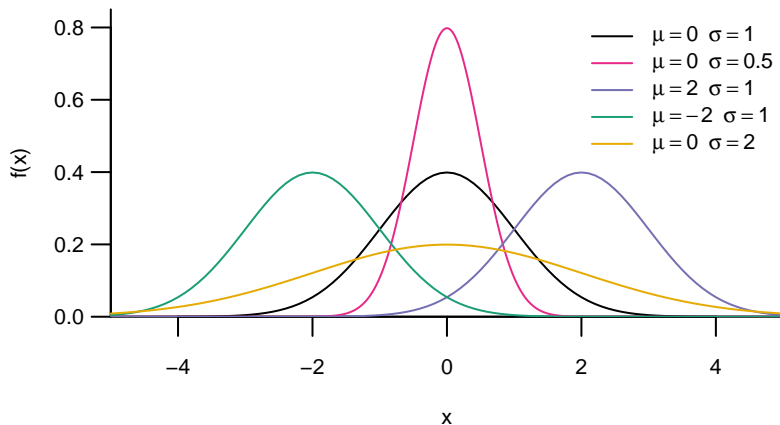
$$\mathbb{E}(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left[-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right] dx = \mu$$

Variância

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

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 μ e escala controlada por σ^2 .

Exemplo: OkCupid

OkCupid é uma rede social para relacionamentos.

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

Exemplo: OkCupid

OkCupid é uma rede social para relacionamentos.

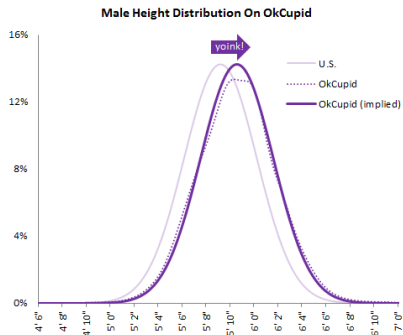
Usuários devem colocar características pessoais como, por exemplo, altura.

Será que são sinceros?



Exemplo: OkCupid

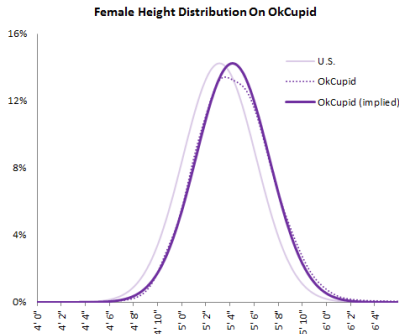
Comparação da distribuição das alturas da população adulta norte-americana e a distribuição das alturas dos usuários do site:



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

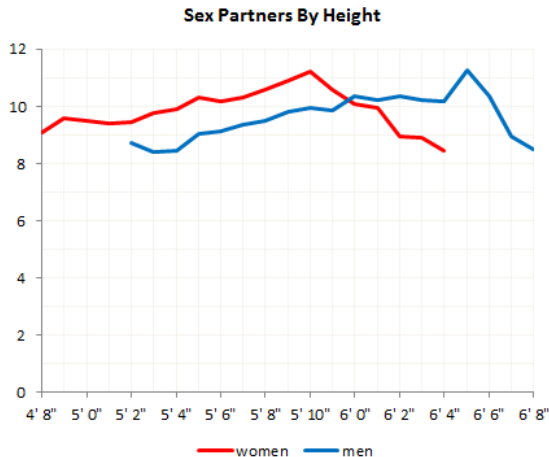
Exemplo: OkCupid

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/>

Exemplo: OkCupid



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

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:

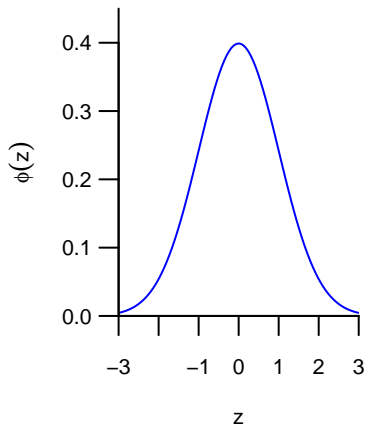
$$\phi(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-z^2/2}, \quad -\infty < z < \infty$$

A f.d.a. de uma Normal padrão, que denotaremos por Φ , é:

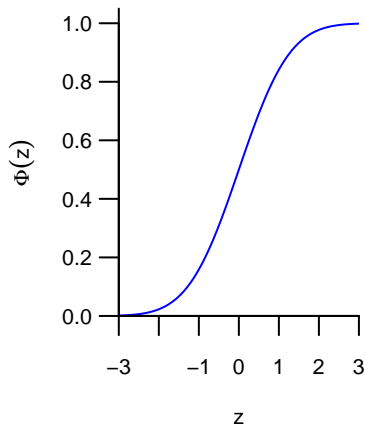
$$\Phi(t) = P(Z \leq t) = \int_{-\infty}^t \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-z^2/2} dz$$

Distribuição Normal Padrão

Densidade $N(0,1)$



Distribuição Acumulada $N(0,1)$



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?

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

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

Precisamos avaliar quão 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.

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.

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:

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.

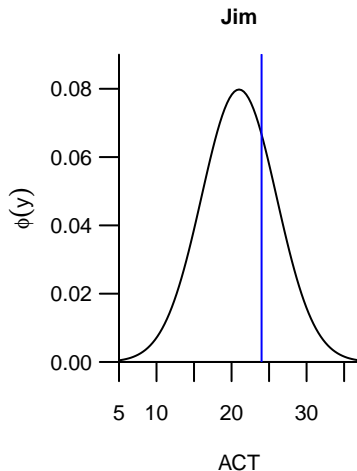
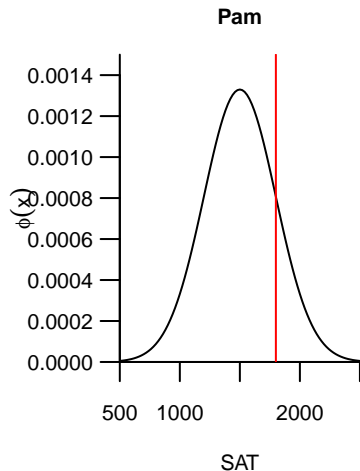
Assumindo que as notas dos dois testes seguem uma distribuição normal:

Seja X uma v.a. representando a nota no SAT:

$$X \sim N(\mu = 1500, \sigma = 300).$$

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

Exemplo: SAT e ACT



Exemplo: SAT e ACT

Seja X uma v.a. representando a nota no SAT:

$$X \sim N(\mu = 1500, \sigma = 300).$$

Exemplo: SAT e ACT

Seja X uma v.a. representando a nota no SAT:

$$X \sim N(\mu = 1500, \sigma = 300).$$

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

Exemplo: SAT e ACT

Seja X uma v.a. representando a nota no SAT:

$$X \sim N(\mu = 1500, \sigma = 300).$$

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

Padronizando a nota da Pam:

$$\frac{1800-1500}{300} = 1$$

Exemplo: SAT e ACT

Seja X uma v.a. representando a nota no SAT:

$$X \sim N(\mu = 1500, \sigma = 300).$$

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: $Y \sim N(\mu = 21, \sigma = 5).$

Exemplo: SAT e ACT

Seja X uma v.a. representando a nota no SAT:

$$X \sim N(\mu = 1500, \sigma = 300).$$

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: $Y \sim N(\mu = 21, \sigma = 5).$

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

Exemplo: SAT e ACT

Seja X uma v.a. representando a nota no SAT:

$$X \sim N(\mu = 1500, \sigma = 300).$$

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

Padronizando a nota da Pam:

$$\frac{1800-1500}{300} = 1$$

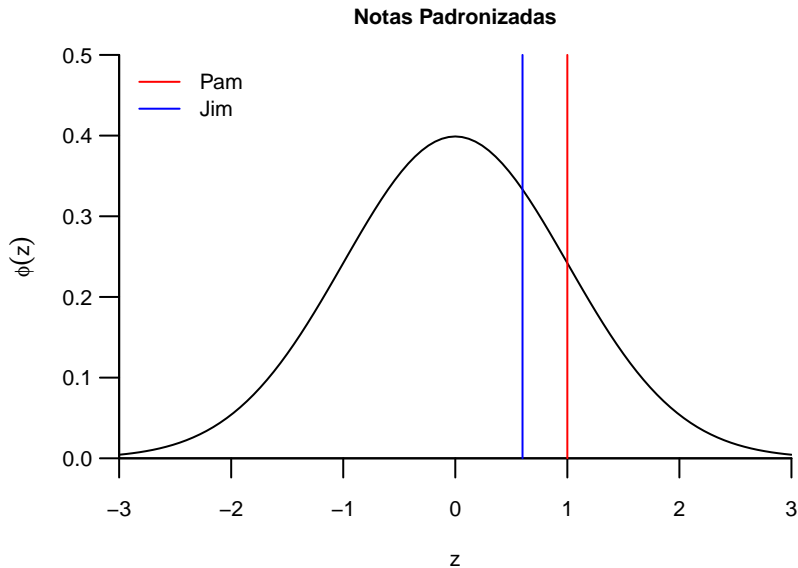
Seja Y uma v.a. representando a nota no ACT: $Y \sim N(\mu = 21, \sigma = 5).$

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



Distribuição Normal

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

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

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

Distribuição Normal

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

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

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

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

Distribuição Normal

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

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

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

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

Distribuição Normal

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

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

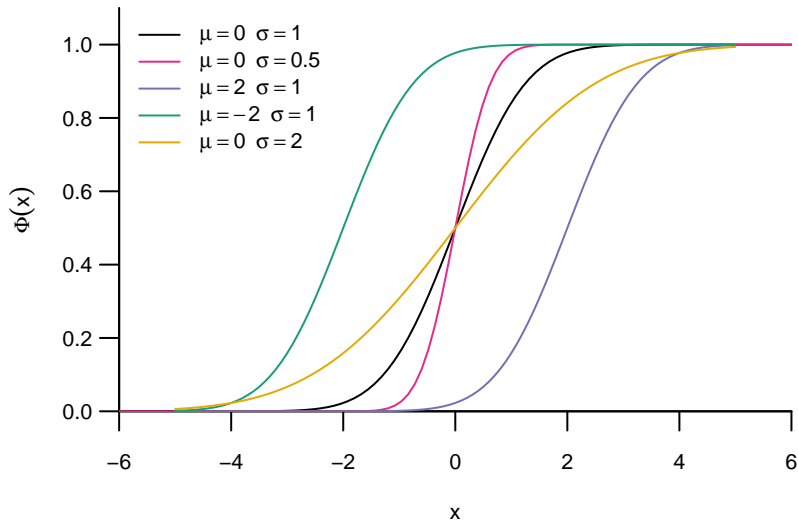
que não tem forma fechada, pois e^{-z^2} não tem antiderivada.

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

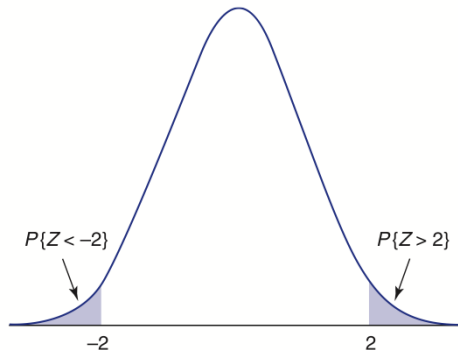
Função de Distribuição Acumulada



Distribuição Normal - Simetria

A distribuição normal é simétrica, portanto

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



Distribuição Normal

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

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

Distribuição Normal

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

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

■ $\Phi(0) = 0.5$

Distribuição Normal

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

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

- $\Phi(0) = 0.5$
- $\Phi(-\infty) = 0$

Distribuição Normal

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

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

- $\Phi(0) = 0.5$
- $\Phi(-\infty) = 0$
- $\Phi(\infty) = 1$

Distribuição Normal

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

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

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

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

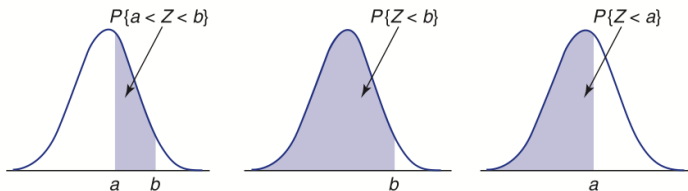
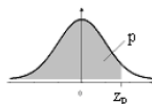


Tabela Normal

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)

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

Distribuição Normal

Exercitando com a tabela da Normal:

- $\Phi(0.2)$

Distribuição Normal

Exercitando com a tabela da Normal:

- $\Phi(0.2) = 0.5793$

- $\Phi(0.45)$

Distribuição Normal

Exercitando com a tabela da Normal:

- $\Phi(0.2) = 0.5793$

- $\Phi(0.45) = 0.6736$

- $\Phi(1.28)$

Distribuição Normal

Exercitando com a tabela da Normal:

- $\Phi(0.2) = 0.5793$

- $\Phi(0.45) = 0.6736$

- $\Phi(1.28) = 0.8997$

- $\Phi(-0.45)$

Distribuição Normal

Exercitando com a tabela da Normal:

- $\Phi(0.2) = 0.5793$

- $\Phi(0.45) = 0.6736$

- $\Phi(1.28) = 0.8997$

- $\Phi(-0.45) = 1 - \Phi(0.45)$

Distribuição Normal

Exercitando com a tabela da Normal:

- $\Phi(0.2) = 0.5793$

- $\Phi(0.45) = 0.6736$

- $\Phi(1.28) = 0.8997$

- $\Phi(-0.45) = 1 - \Phi(0.45) = 0.3264$

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 5ª 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 Φ em torno do zero:

$$\Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$$

A tabela nos dá $\Phi(1) = 0.8413 \rightarrow \Phi(-1) = 1 - 0.8413 = 0.1587$

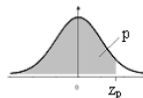
Concluimos portanto que

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

Distribuição Normal

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

Tabela I: Distribuição Normal Padrão Acumulada



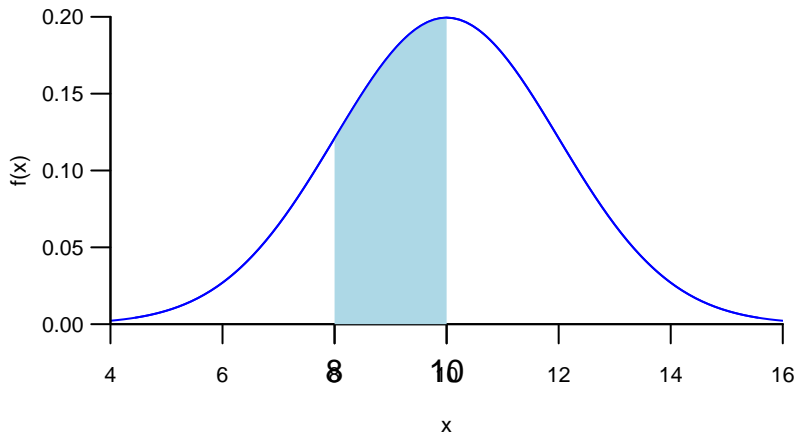
Fornece $\Phi(z) = P(-\infty < Z \leq z)$, para todo z , de 0,01 em 0,01, desde $z = 0,00$ até $z = 3,59$

A distribuição de Z é Normal(0;1)

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

Distribuição Normal

Este é o gráfico da curva $N(10, 4)$, com a região $[8, 10]$ correspondente ao item 1. em destaque:



Distribuição Normal

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

Distribuição Normal

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

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

Distribuição Normal

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

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

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

Distribuição Normal

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

Distribuição Normal

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

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

Distribuição Normal

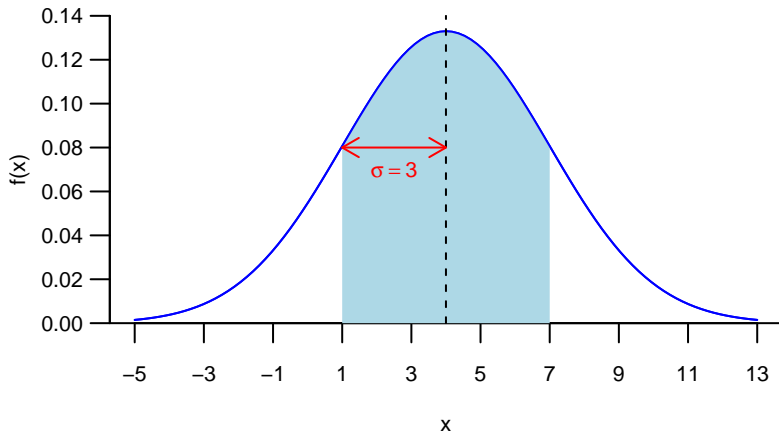
Exemplo: Se $X \sim N(4, 3^2)$, calcule $P(X \leq 7)$ e $P(1 < X \leq 7)$.

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

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

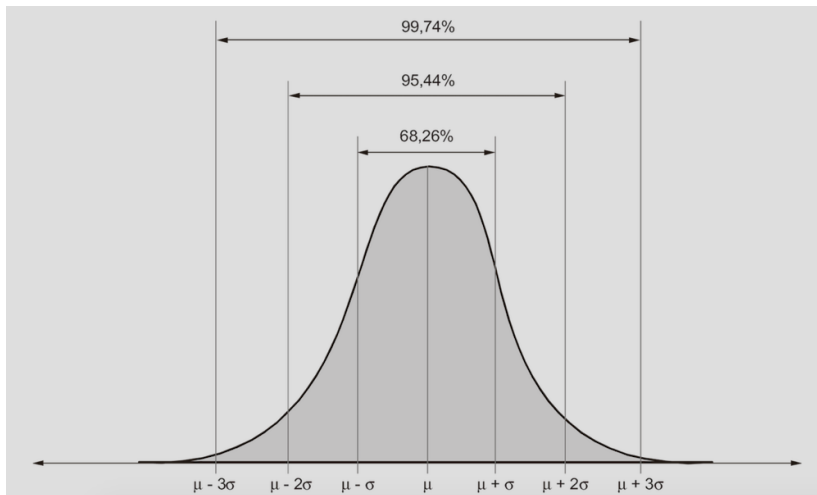
Distribuição Normal

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:

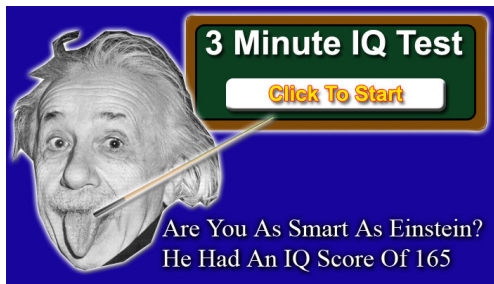


Regra Empírica

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

Regra Empírica

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

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

Regra Empírica

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

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

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

Regra Empírica

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

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

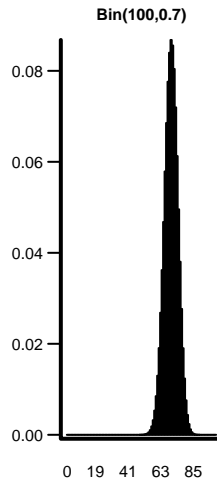
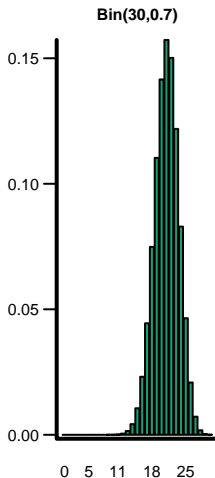
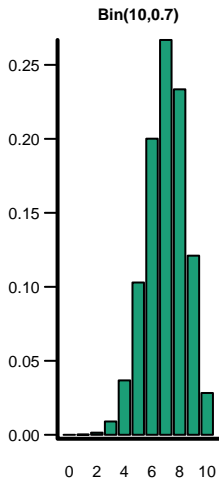
95% da população: $70 \leq QI \leq 130$

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

Aproximação Normal para uma Binomial

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

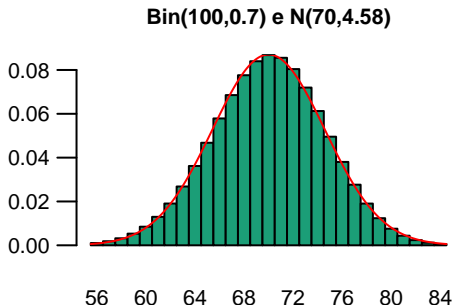
$$X \sim N(np, np(1 - p))$$

Aproximação Normal para uma Binomial

Seja $X \sim \text{Bin}(n, p)$. 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 $X \sim \text{Bin}(100, 0.7)$, 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

$$X \sim \text{Bin}(40, 0.5)$$

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

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

$$X \sim \text{Bin}(40, 0.5)$$

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

■ Binomial

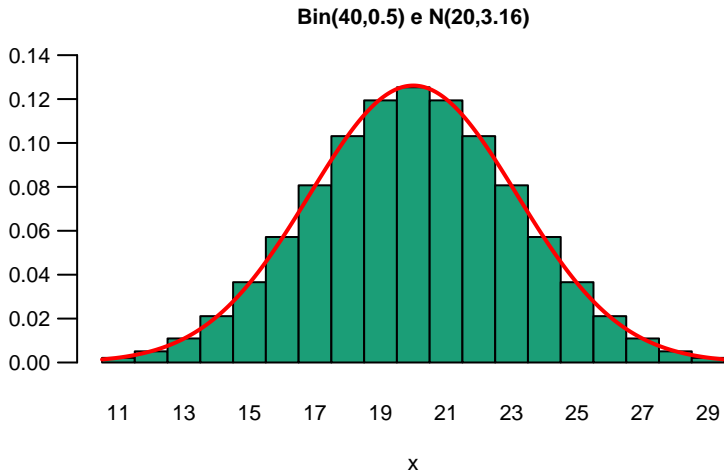
$$P(X = 20) = \binom{40}{20} (0.5)^{20} (0.5)^{20} = 0.125$$

■ Normal

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

Aproximação Normal para uma Binomial

Exemplo: $X \sim \text{Bin}(40, 0.5)$



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 :

$$\text{Var}(aX + b) = a^2 \text{Var}(X)$$

Casos particulares:

- $\text{Var}(X + b) = \text{Var}(X)$
- $\text{Var}(aX) = a^2 \text{Var}(X)$

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

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

Propriedades da Normal

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

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

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, se $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, então $aX + b \sim N(a\mu + b, a^2\sigma^2)$.
- Isso explica

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

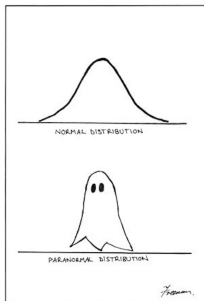
Propriedades da Normal

- Se adicionarmos ou multiplicarmos uma constante a uma v.a. com distribuição Normal, a v.a. resultante continua tendo distribuição normal.
- Ou seja, se $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, então $aX + b \sim N(a\mu + b, a^2\sigma^2)$.
- Isso explica

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

- 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

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



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