

Bioestatística

Aula 5

Distribuições de Probabilidade

Prof. Tiago A. E. Ferreira



Conceito Função de Probabilidade



- Dada uma variável aleatória (v.a.) X que pode assumir os valores,
 - $X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$
 - Onde um certo valor x_i tem a probabilidade de ocorrência dada pela função $f(x_i)$
 - *Ou seja, $x_i \rightarrow f(x_i)$*
 - $f(x_i)$ é chamada de **função de probabilidade**



Construção da Função de Probabilidade



- Suponha que a v.a. X represente o número de óbitos.
 - $X = \{0, 1\}$ (0=não óbito; 1= óbito)
 - Suponha também que um paciente ao dar entrada em uma terapia intensiva tenha probabilidade de 25% de óbito.
 - Assim, se um paciente der entrada na CTI ($n=1$)

$$X = \{0,1\} \begin{cases} f(0) = 0,75 \\ f(1) = 0,25 \end{cases}$$



Construção da Função de Probabilidade



- Se dois pacientes derem entrada na CTI (n=2)

$$X = \{0,1,2\} \left\{ \begin{array}{l} f(0) \rightarrow p(v_1) \cdot p(v_2) = 0,75 \cdot 0,75 = 0,5625 \\ f(1) \rightarrow \begin{cases} p(v_1) \cdot p(o_2) = 0,75 \cdot 0,25 = 0,1875 \\ p(o_1) \cdot p(v_2) = 0,25 \cdot 0,75 = 0,1875 \end{cases} \\ f(2) \rightarrow p(o_1) \cdot p(o_2) = 0,25 \cdot 0,25 = 0,0625 \end{array} \right.$$

- Ou,

x	0	1	2	Soma
f(x)	0,5625	0,3750	0,0625	1



Construção da Função de Probabilidade



- Observe que tal procedimento para o cálculo da função de probabilidade pode ser aplicado para um número qualquer de n , no caso, de pacientes!
 - Como calcular $f(x)$ para $n=1000$
 - É possível ser feito, porém o custo computacional para se obter $f(x)$ por este procedimento é muito alto!
 - Uma forma mais econômica de se obter $f(x)$ é através das distribuições de probabilidades.



Distribuição Binomial



- Seja uma v.a. X binária.
 - Ou seja, a v.a. X tem duas possibilidades de ocorrências!
 - Probabilidade de ocorrer x , dada por p
 - Probabilidade de não ocorrer x , dada por q
 - Onde, $p + q = 1$ ou $P(X) + P(X') = 1$ ou 100%
- A probabilidade de k ocorrências da v.a. X em n casos é dada por:

$$P(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}$$



Distribuição Binomial



- O termo $\binom{n}{k}$ é a combinação n, k a k, onde

$$\binom{n}{k} = {}_n C_k = \frac{n!}{k!(n-k)!}$$

- Exemplo, dada um string binária de 5 bits
 - Quantas possíveis combinações existem com um bit igual a 1 e 4 bits iguais a 0:
 - 10000, 01000, 00100, 00010 e 00001
 - Ou seja, n=5, k=1, logo

$${}_5 C_1 = \frac{5!}{1!(5-1)!} = \frac{5 \cdot 4 \cdot 3 \cdot 2 \cdot 1}{1(4 \cdot 3 \cdot 2 \cdot 1)} = 5$$



Distribuição Binomial



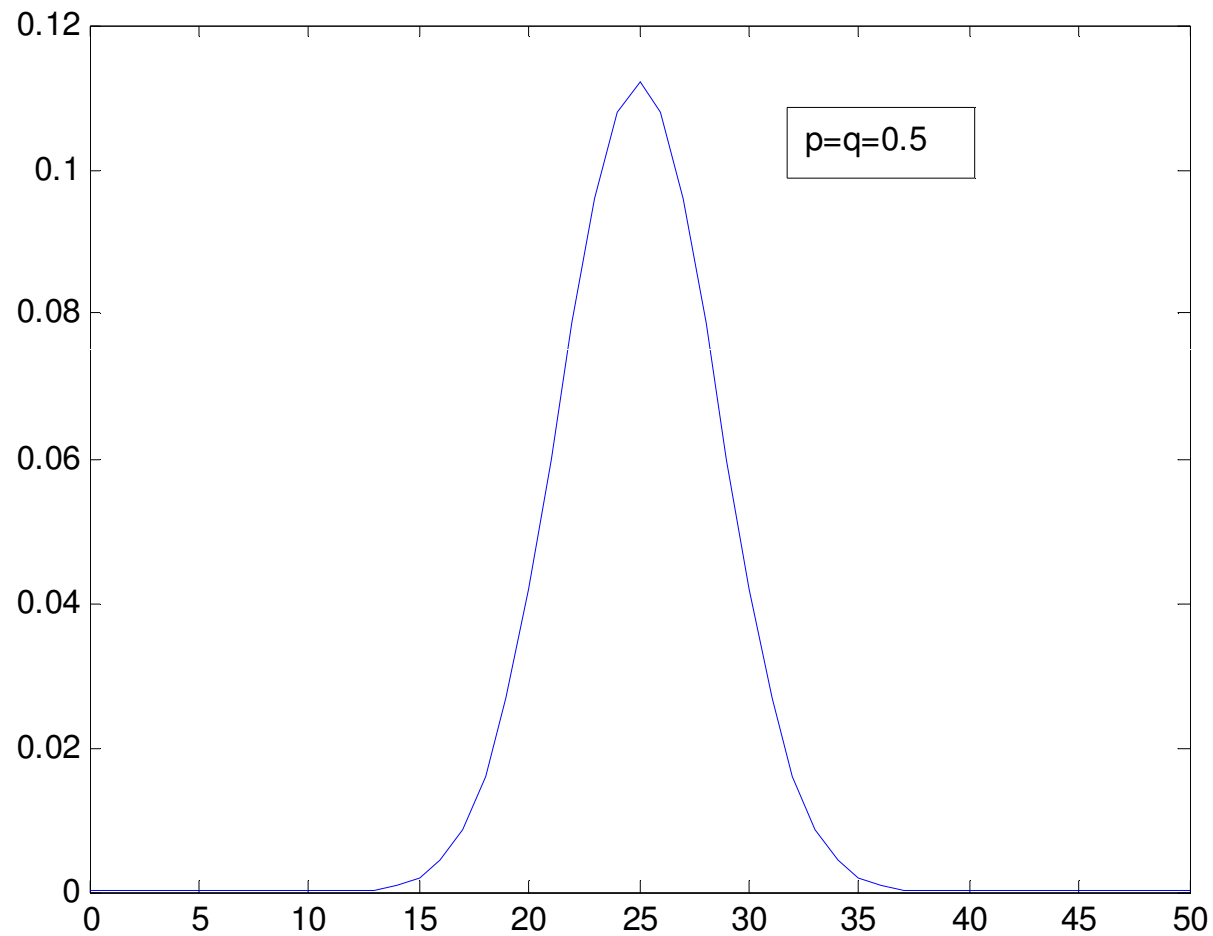
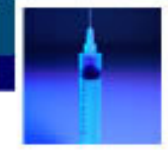
- Então, dada a função de probabilidade binomial,

$$P(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}$$

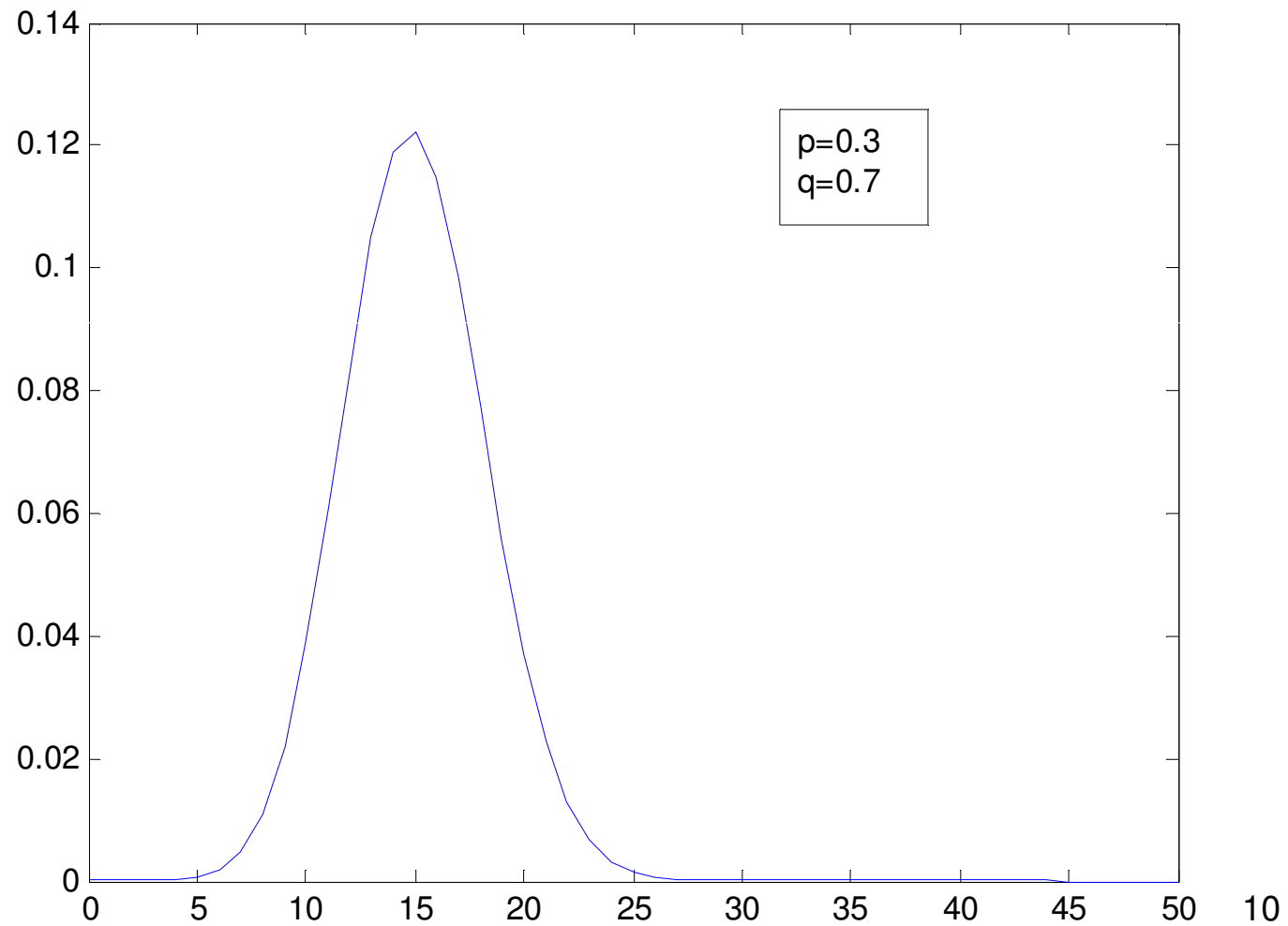
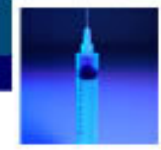
- Esta irá gerar uma distribuição chamada **distribuição binomial**



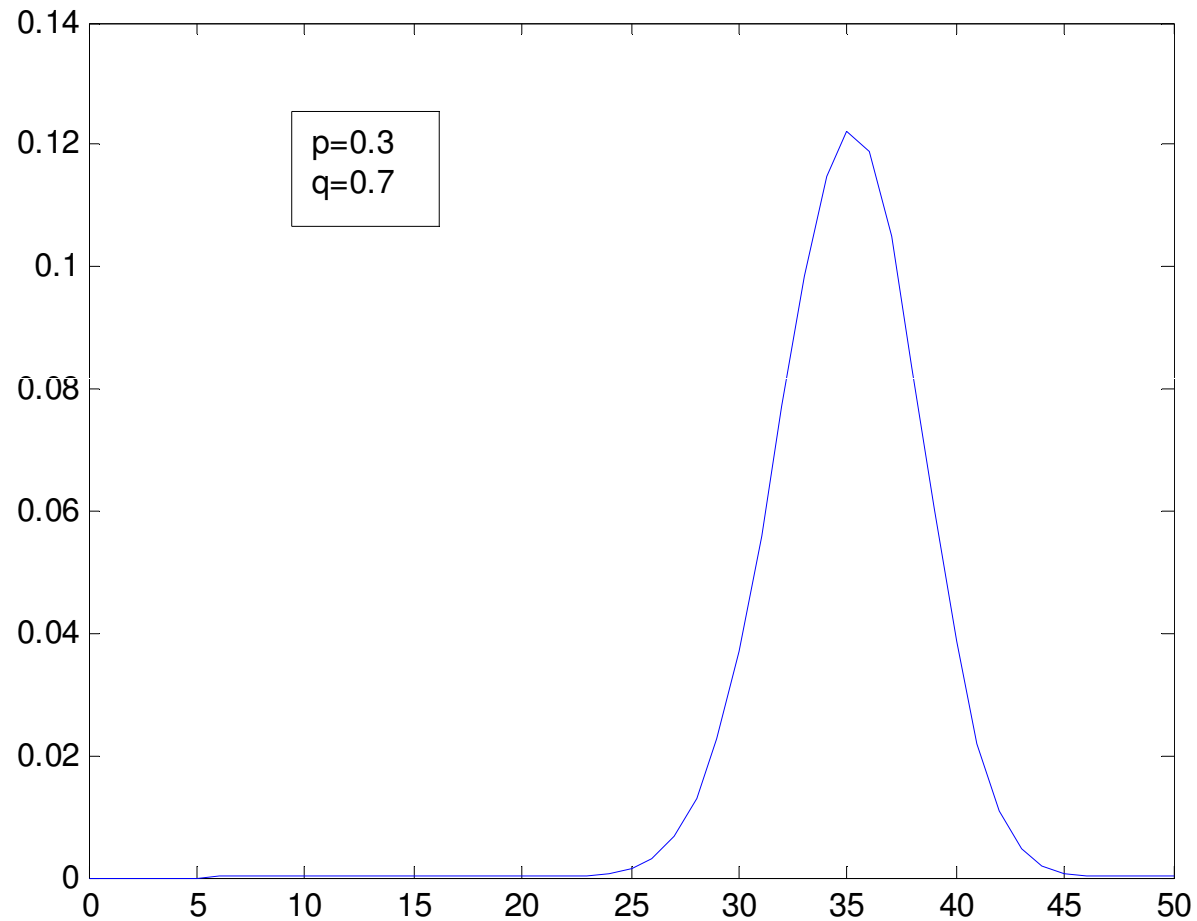
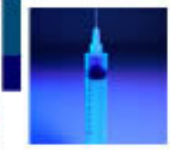
Distribuição Binomial



Distribuição Binomial



Distribuição Binomial



Distribuição Binomial



- Uma distribuição binomial tem os parâmetros:
 - Média = Valor Esperado = $E[X] = \mu = np$
 - Variância = $\sigma^2 = npq = np(1-p)$
 - Desvio Padrão = $\sigma = (npq)^{0,5} = (np(1-p))^{0,5}$



Exemplo



- Dado que a probabilidade de um indivíduo do sexo masculino (M), com mais de 60 anos (+60), com vida sedentária(S) e tabagista (T) de desenvolver uma doença cardiovascular (DCV) é de 40%. Dado também que este estudo foi realizado com 10 indivíduos ($n=10$), temos

- $P(\text{DCV} | (M) \cap (+60) \cap (S) \cap (T)) = P(X) = p = 0,4$
- Então a probabilidade de nenhum indivíduo ter DCV ($X=0$) será: $P(X=0) = {}_{10}C_0 0,4^0 0,6^{10} = 0,0060$ ou 0,60%



Exemplo



- A probabilidade de se ter menos de três indivíduos com DCV é
 - $P(X < 3) = P(X = 0, 1, 2) = P(X = 0) + P(X = 1) + P(X = 2)$
 - $P(X = 0) = 0.0060$
 - $P(X = 1) = {}_{10}C_1 0,4^1 0,6^9 = 0,0403 = 4,03\%$
 - $P(X = 2) = {}_{10}C_2 0,4^2 0,6^8 = 0,1209 = 12,09\%$
 - Logo, $P(X < 3) = 0,0060 + 0,0403 + 0,1209 = 0,1672$ ou $16,72\%$



Exemplo



- Qual seria a probabilidade de mais de dois indivíduos serem afetados por uma DCV?
 - $P(X > 2) = P(X = 3, 4, \dots, 10) = P(X = 3) + \dots + P(X = 10)$
 - Ou, $P(X > 2) = 1 - P(X = 0, 1, 2)$
 - $P(X > 2) = 1 - [P(X = 0) + P(X = 1) + P(X = 2)]$
 - $P(X > 2) = 1 - 0,1672 = 0,8328$ ou 83,28%
- Qual o número esperado de casos de DCV?
 - $\mu = 10 \cdot 0,4 = 4$ casos! Com um desvio padrão de $(10 \cdot 0,4 \cdot 0,6)^{0,5} \cong 1,55$ casos



Distribuição de Poisson



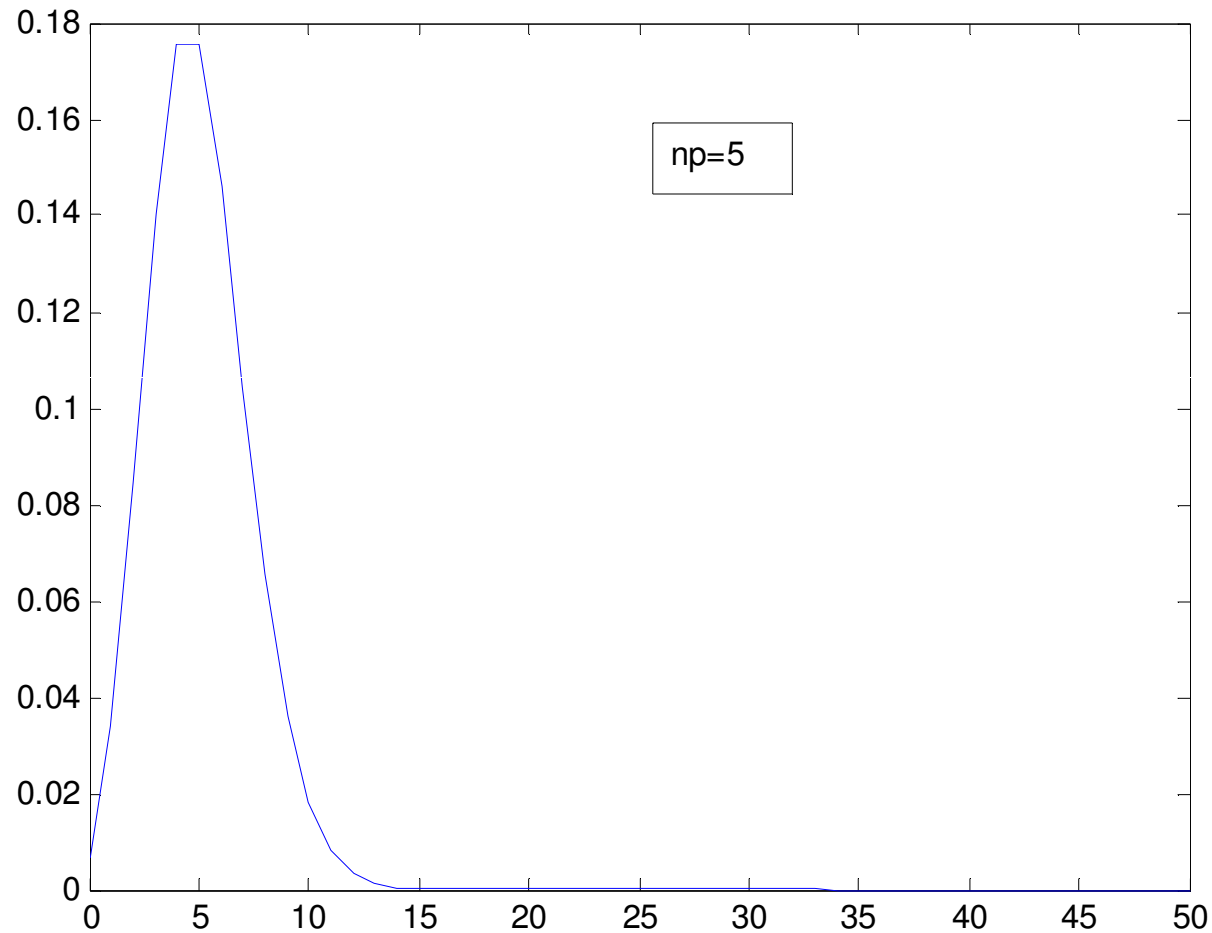
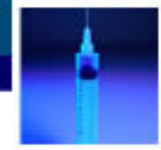
- A distribuição de Poisson é gerada a partir da função de probabilidade

$$P(X = k_i) = \frac{e^{-n \cdot p} \cdot (n \cdot p)^{k_i}}{k_i!}$$

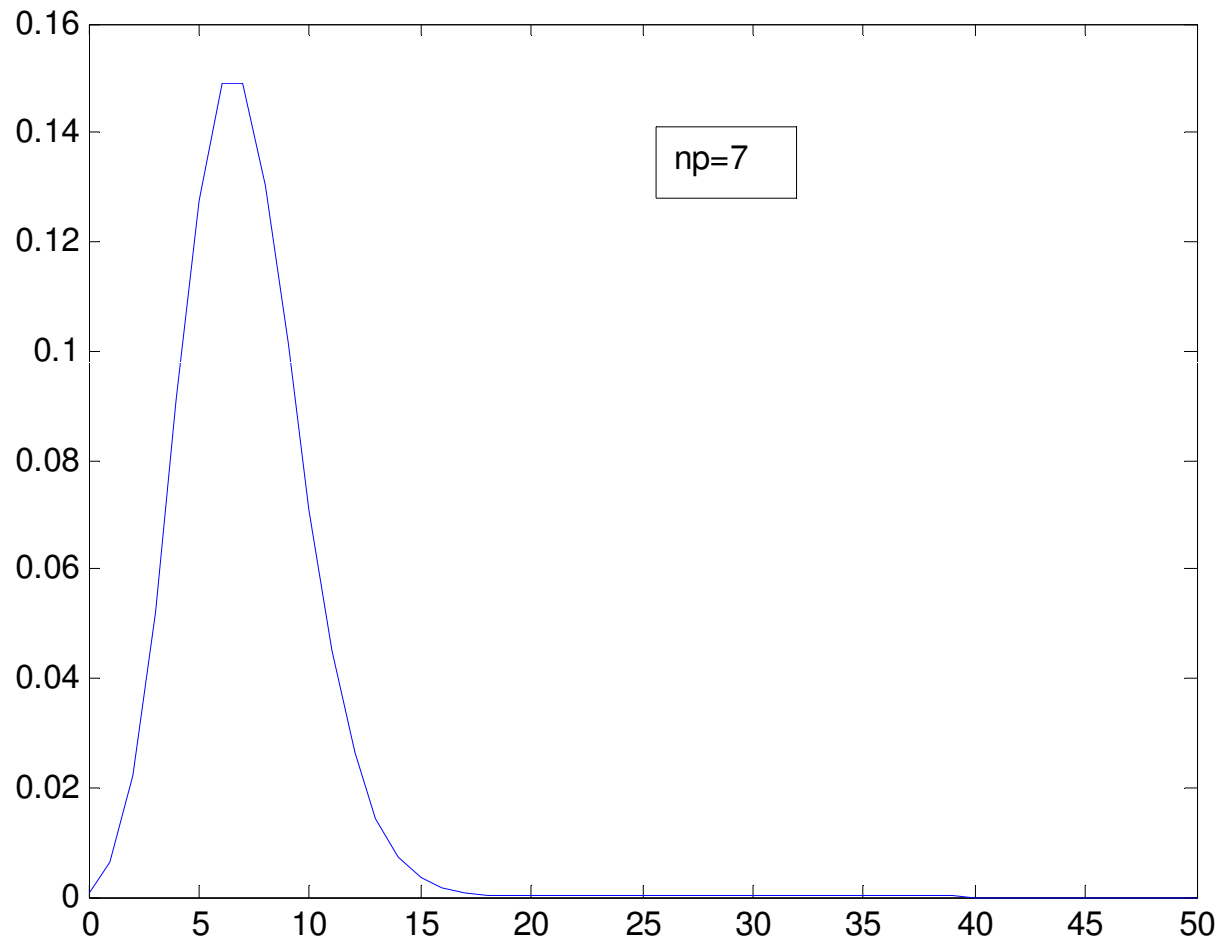
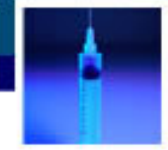
- Onde $np \leq 7$, ou seja, esta distribuição está relacionada com eventos raros (valor de p baixo)



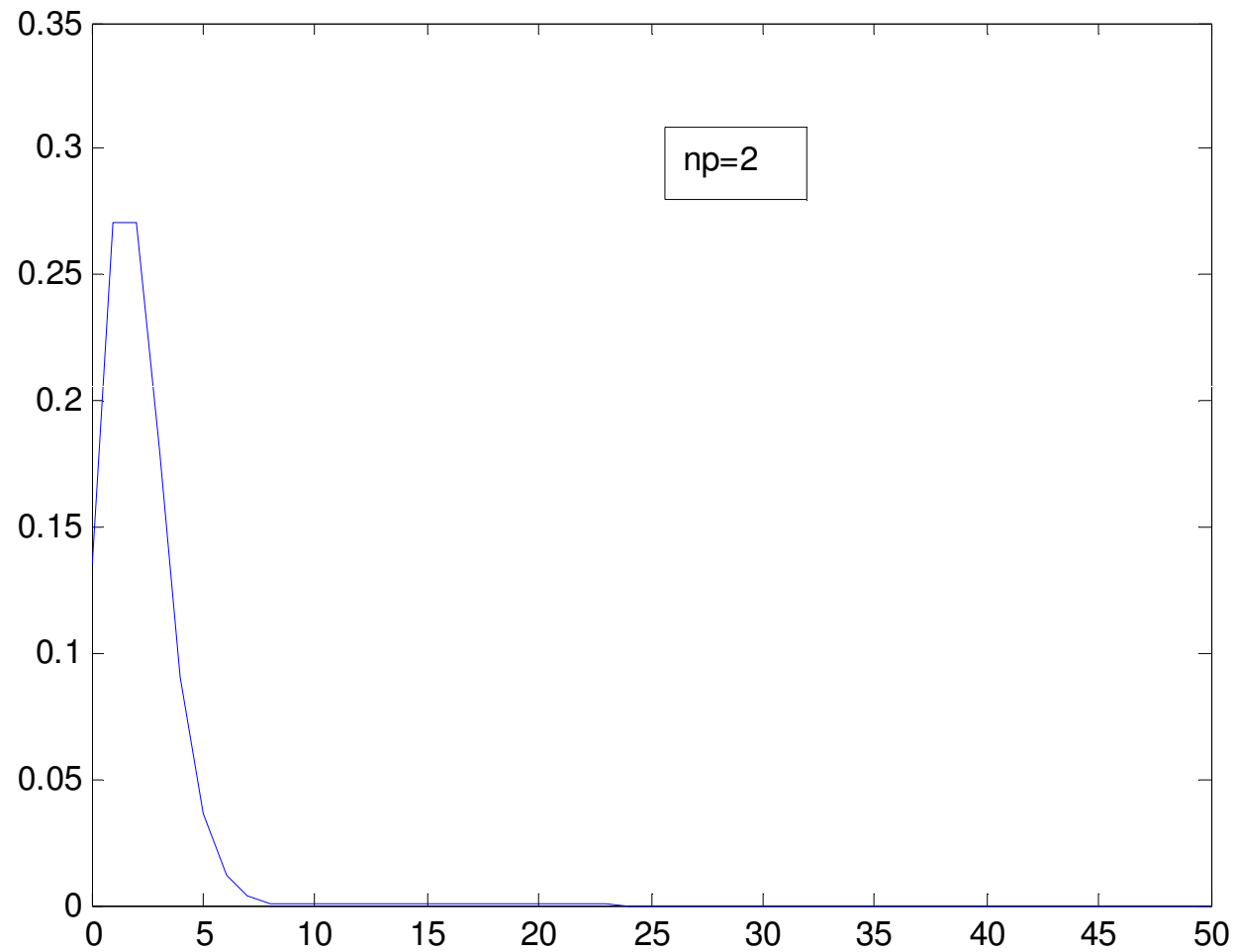
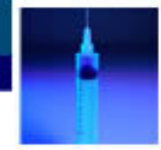
Distribuição de Poisson



Distribuição de Poisson



Distribuição de Poisson



Distribuição de Poisson



- Parâmetros da função de Probabilidade de Poisson
 - Média = Valor Esperado = $E[X] = \mu = np$
 - Variância = $\sigma^2 = \mu = np$
 - Desvio Padrão = $\sigma = (\mu)^{0,5} = (np)^{0,5}$



Exemplo



- Suponha que a cada mil pessoas que recebem uma certa droga, uma sofre uma reação negativa.
 - Assim, em um total de 500 cirurgias, onde foi empregada tal droga, a probabilidade de uma pessoa sofrer uma reação negativa é,
 - Dado que $\mu = np = 500 \cdot 0,001 = 0,5$

$$P(X = 1) = \frac{e^{-0,5} (0,5)^1}{1!} = 0,3033 \text{ ou } 30,33\%$$



Exemplo



- A Probabilidade de nenhuma reação negativa seria,

$$P(X = 1) = \frac{e^{-0,5} (0,5)^0}{0!} = 0,6065 \text{ ou } 60,65\%$$

- E a Probabilidade de mais de uma reação
 - $P(X > 1) = 1 - P(X=0,1) = 1 - [P(X=0) + P(X=1)]$
 - $P(X > 1) = 1 - (0,6065 + 0,3033) = 0,0902 \text{ ou } 9,02\%$



Distribuição Normal ou de Gauss



$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

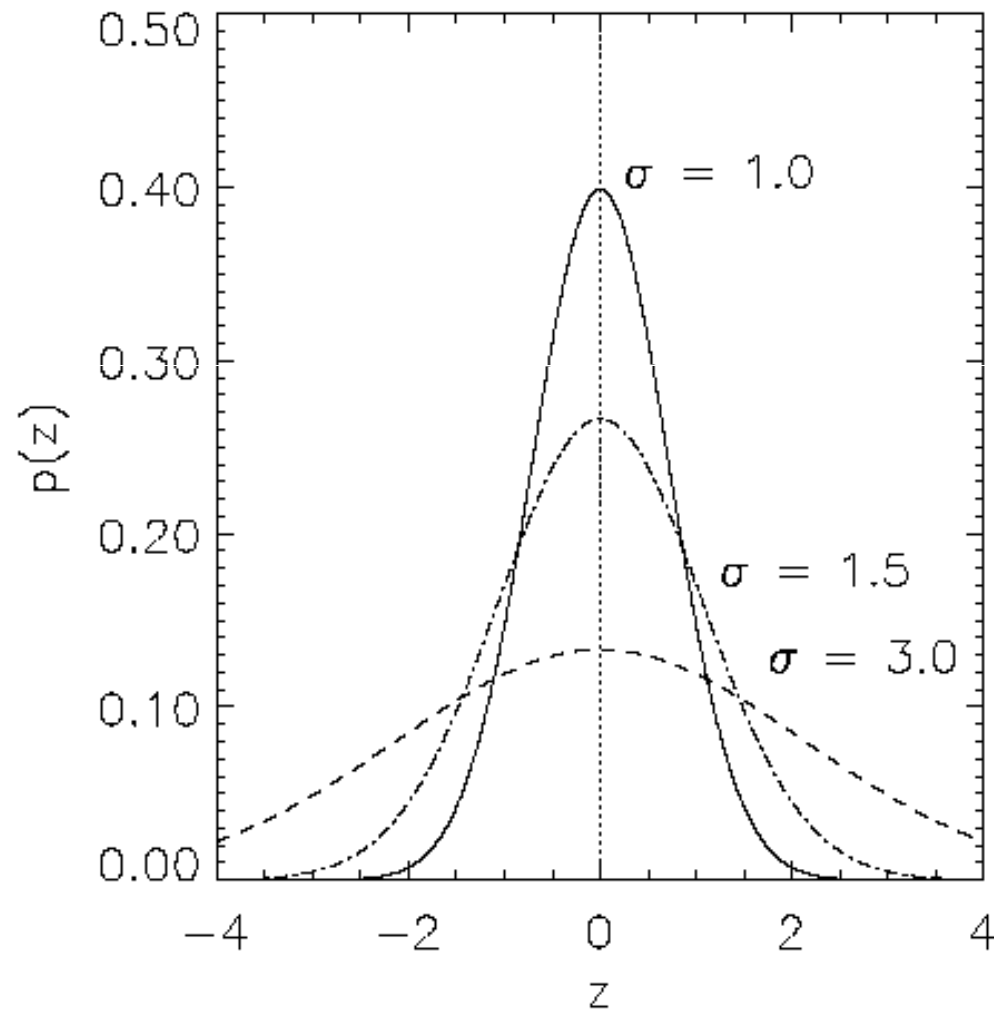
$\sigma \rightarrow$ desvio padrão

$\mu \rightarrow$ média da distribuição

$\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \rightarrow$ const. de normalização



Ilustração da Distribuição Normal



Propriedades da Distribuição Normal



- Para um processo normalizado, temos que o somatório das probabilidades é igual a 1
 - Dada uma distribuição, é equivalente afirmar que a área total abaixo da função de probabilidade deve ser igual a 1 ou 100%.
 - Matematicamente isto pode ser escrito como
$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dx = 1$$
 - Assim, a área da distribuição é numericamente igual a sua probabilidade



Propriedades da Distribuição Normal



- Tenta a zero quando x tende para \pm infinito
- Simétrica em torno da Tendência Central (Média = Mediana = Moda)
- Valores concentrados em torno da Tendência Central
 - As áreas (Probabilidades) para 1, 2 e 3 desvios padrões em torno da média são:

$$\int_{\mu-\sigma}^{\mu+\sigma} f(x)dx = 0,6826$$

$$\int_{\mu-2\sigma}^{\mu+2\sigma} f(x)dx = 0,9546$$

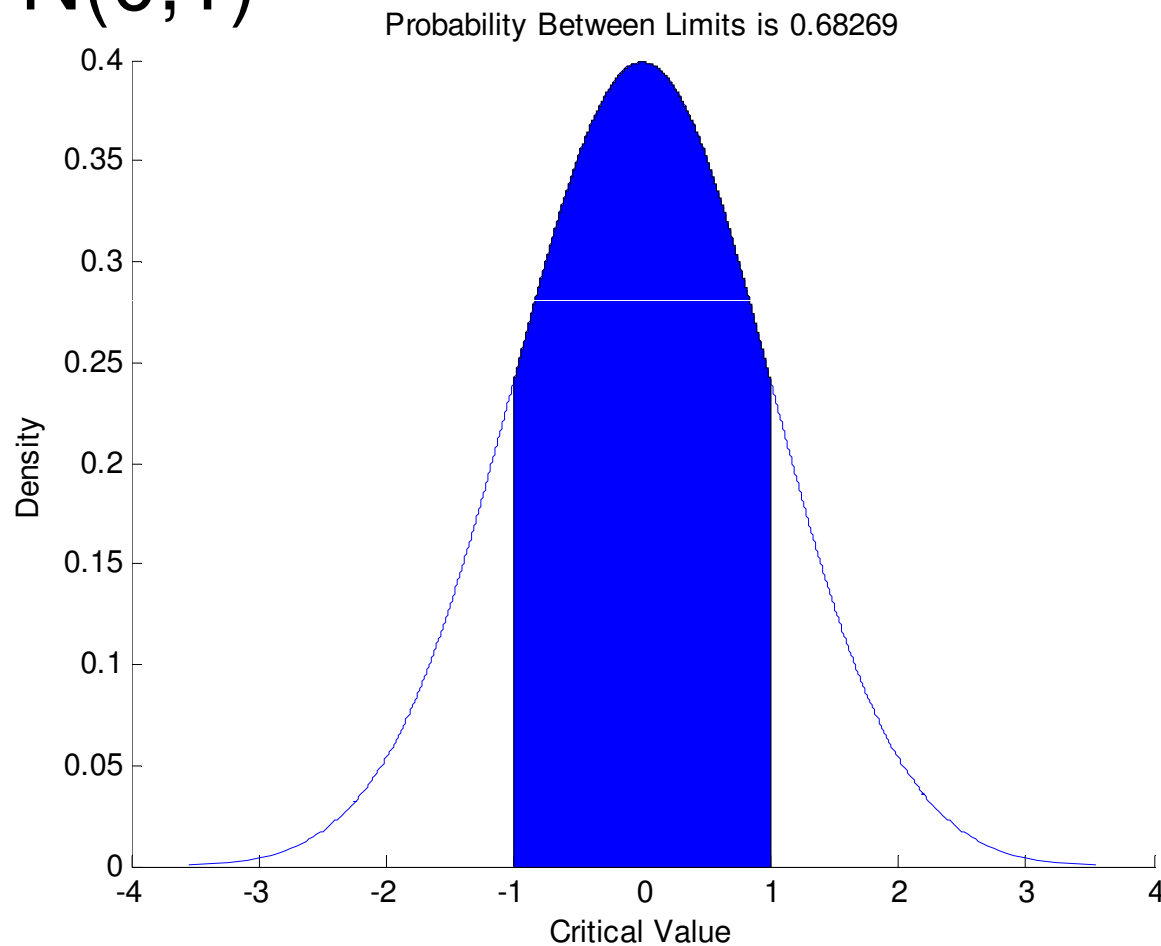
$$\int_{\mu-3\sigma}^{\mu+3\sigma} f(x)dx = 0,9974$$



Propriedades da Distribuição Normal



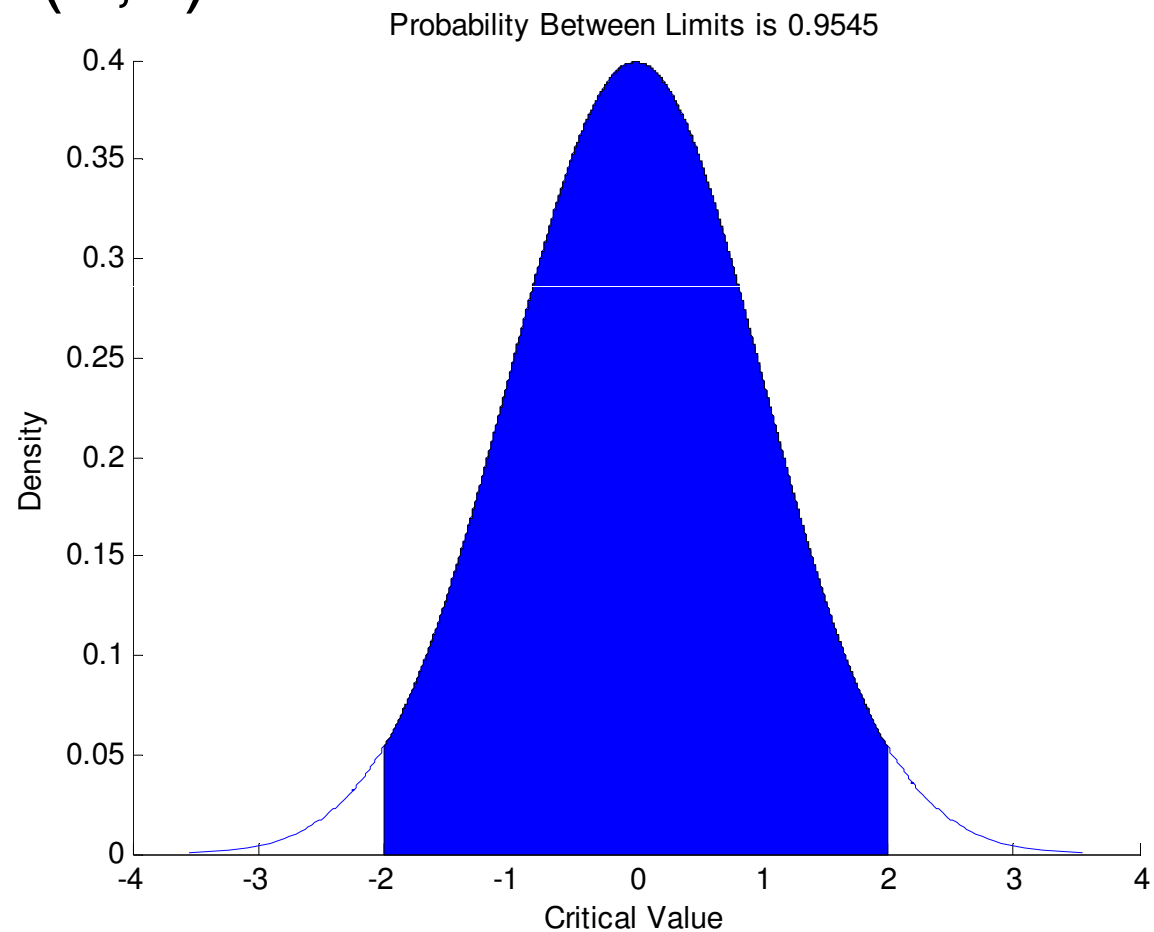
- Para $N(0,1)$



Propriedades da Distribuição Normal



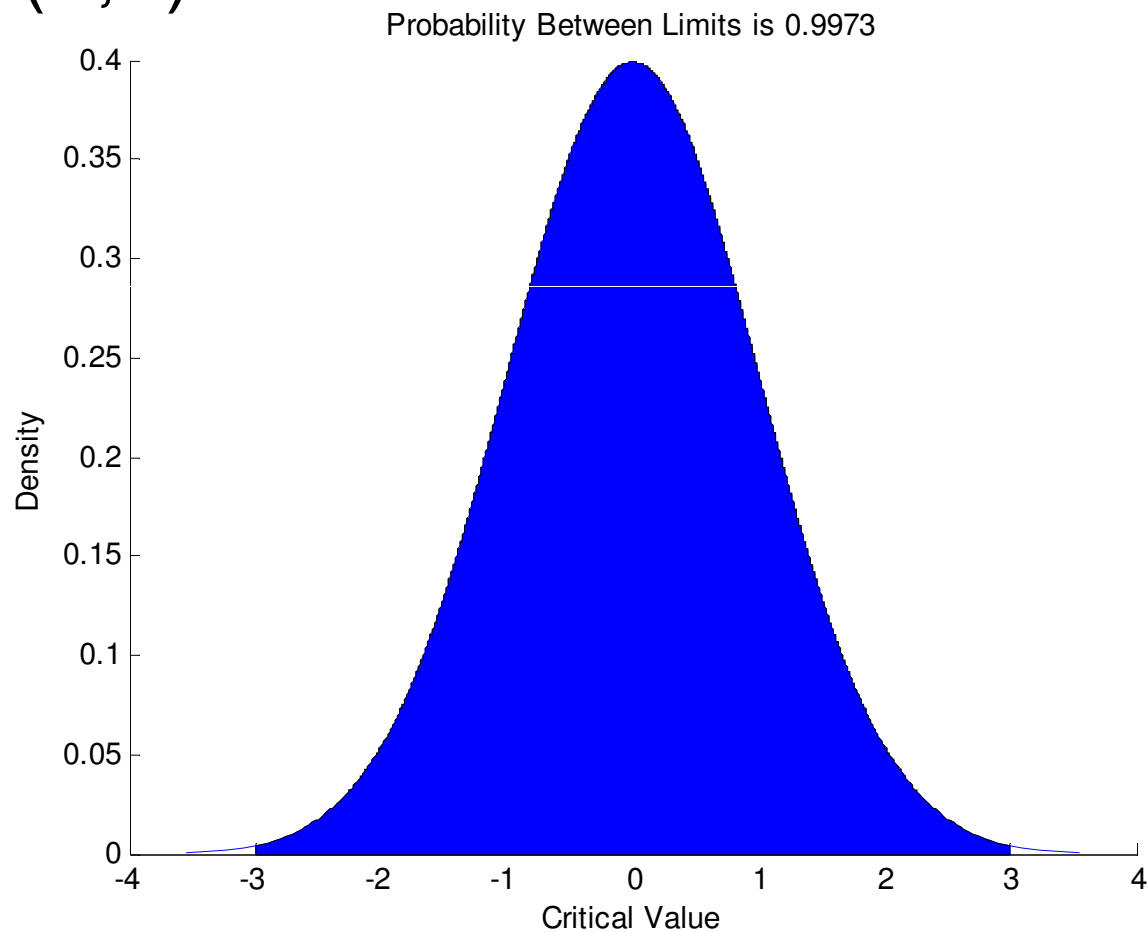
- Para $N(0,1)$



Propriedades da Distribuição Normal



- Para $N(0,1)$



Variável Aleatória Padronizada



- A distribuição Normal costuma ser apresentada em tabelas, facilitando a consulta de seus valores
 - Para tanto deve-se padronizar os valores da média e do desvio padrão para que os dados sejam tabelados
 - Desta forma, padroniza-se para **média zero e desvio padrão unitário**
 - Assim, ao se comparar uma v.a. com uma distribuição normal deve-se garantir que esta v.a. tenha média nula e desvio padrão unitário



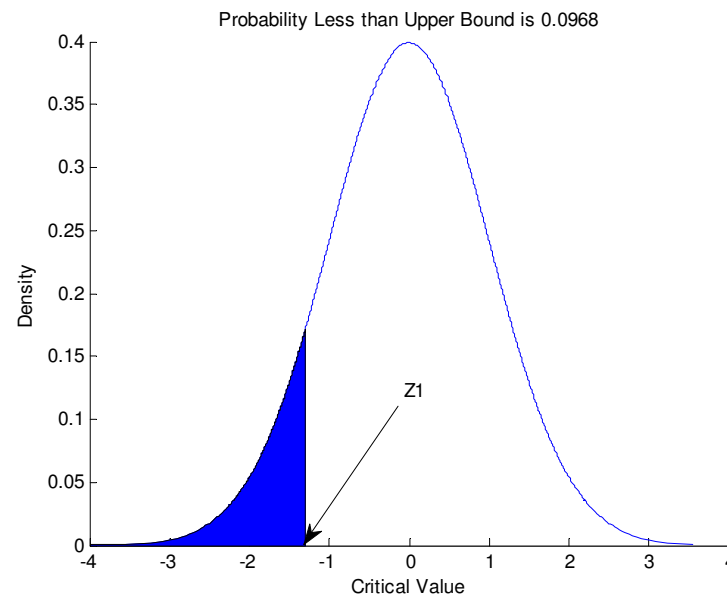
Variável Aleatória Padronizada



- A padronização de uma v.a. é feita por meio da relação

$$z = \frac{x - \mu}{\sigma}$$

- Tabelas:



Exemplo



- Suponha que o comprimento de recém-nascidos seja uma v.a. com distribuição $N[48,55;2,5]$
 - A Probabilidade de um recém-nascido ter comprimento maior do que a média deve ser de 50%
 - Padronizando os dados, isto irá ocorrer em $z = 0$

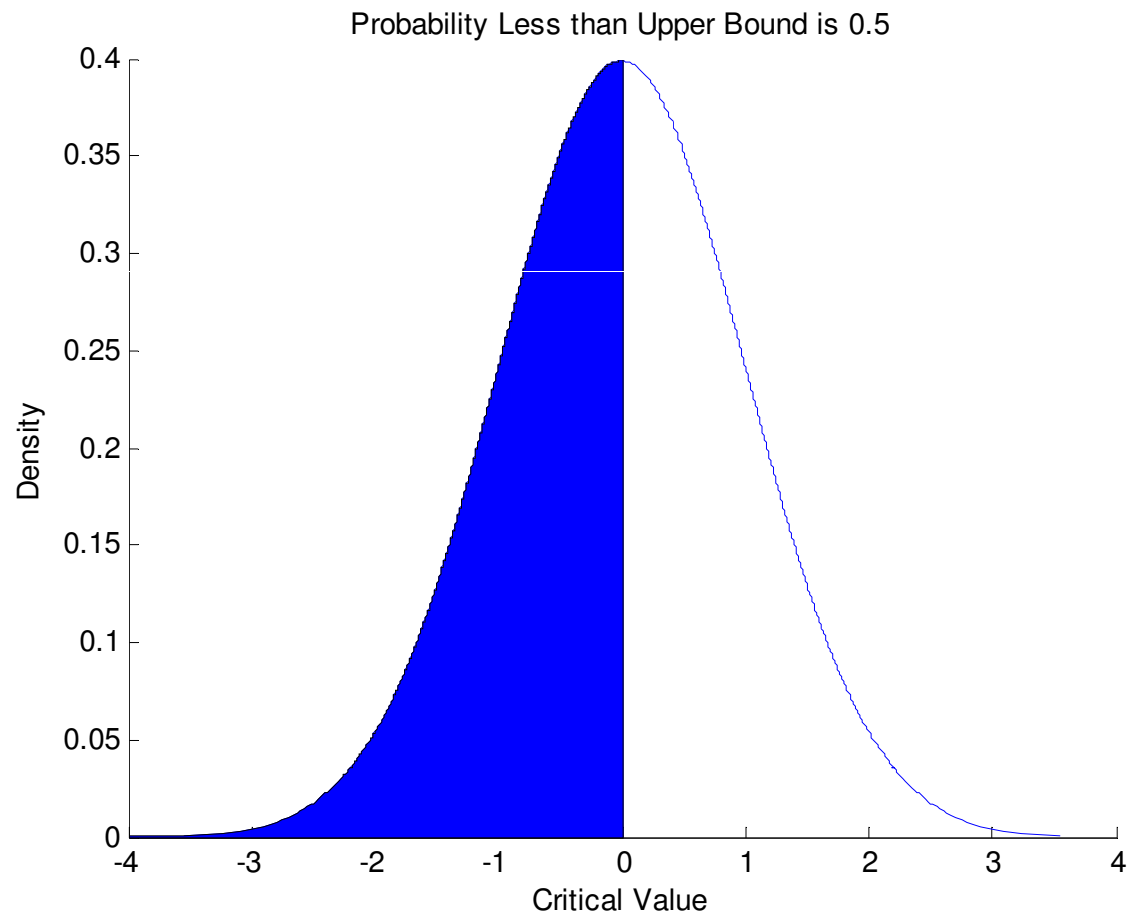
$$z = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{48,58 - 48,58}{2,5} = 0$$



Exemplo



- Pela tabela (ou programa estatístico)



Exemplo



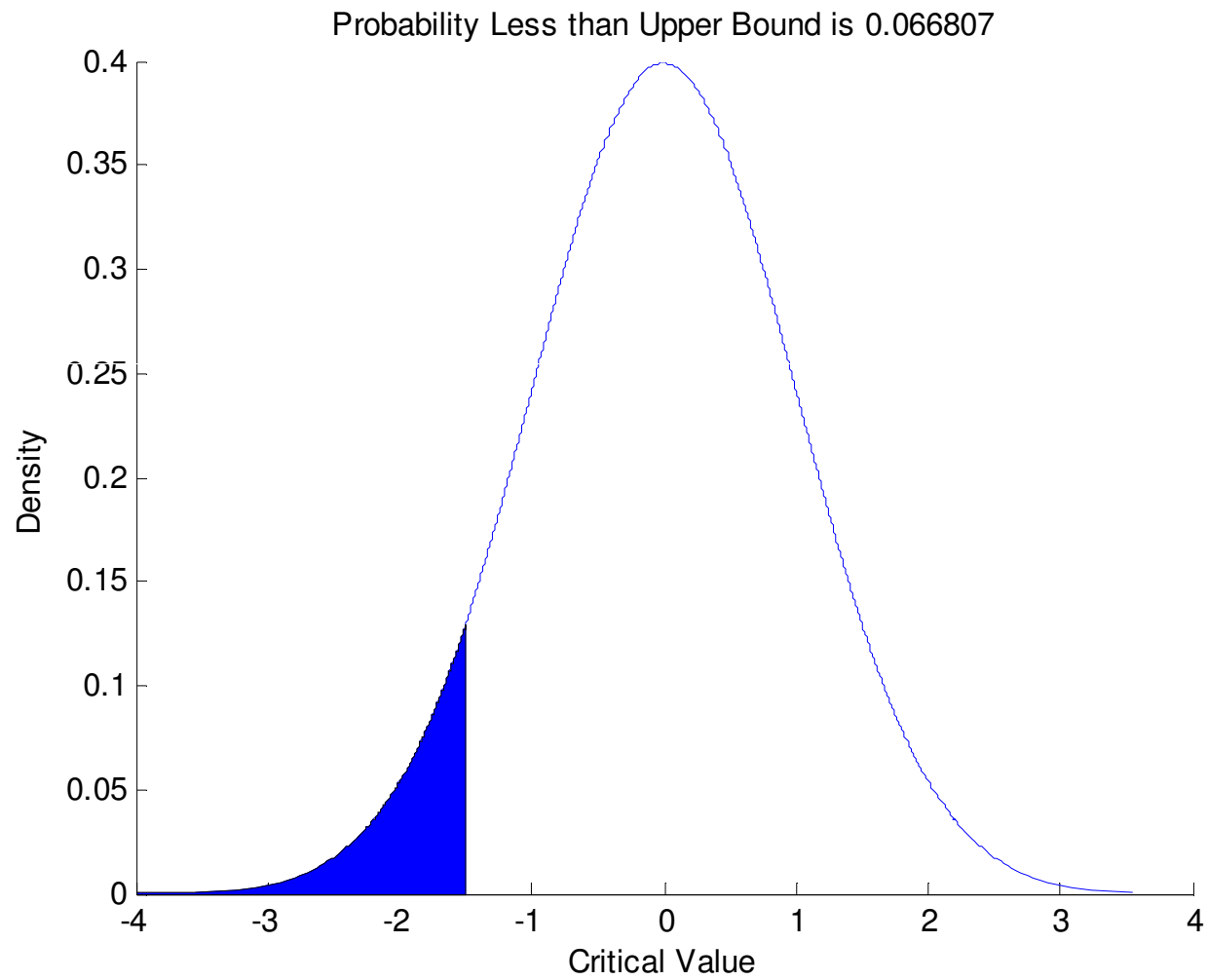
- Probabilidade do comprimento ser inferior a 44,79 cm

$$z = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{44,79 - 48,58}{2,5} = -1,5$$

- Logo a probabilidade será a área da curva até $z = -1,5$
 - $P(X \leq 44,79) = 0,0668$ ou 6,68%



Exemplo



Exemplo



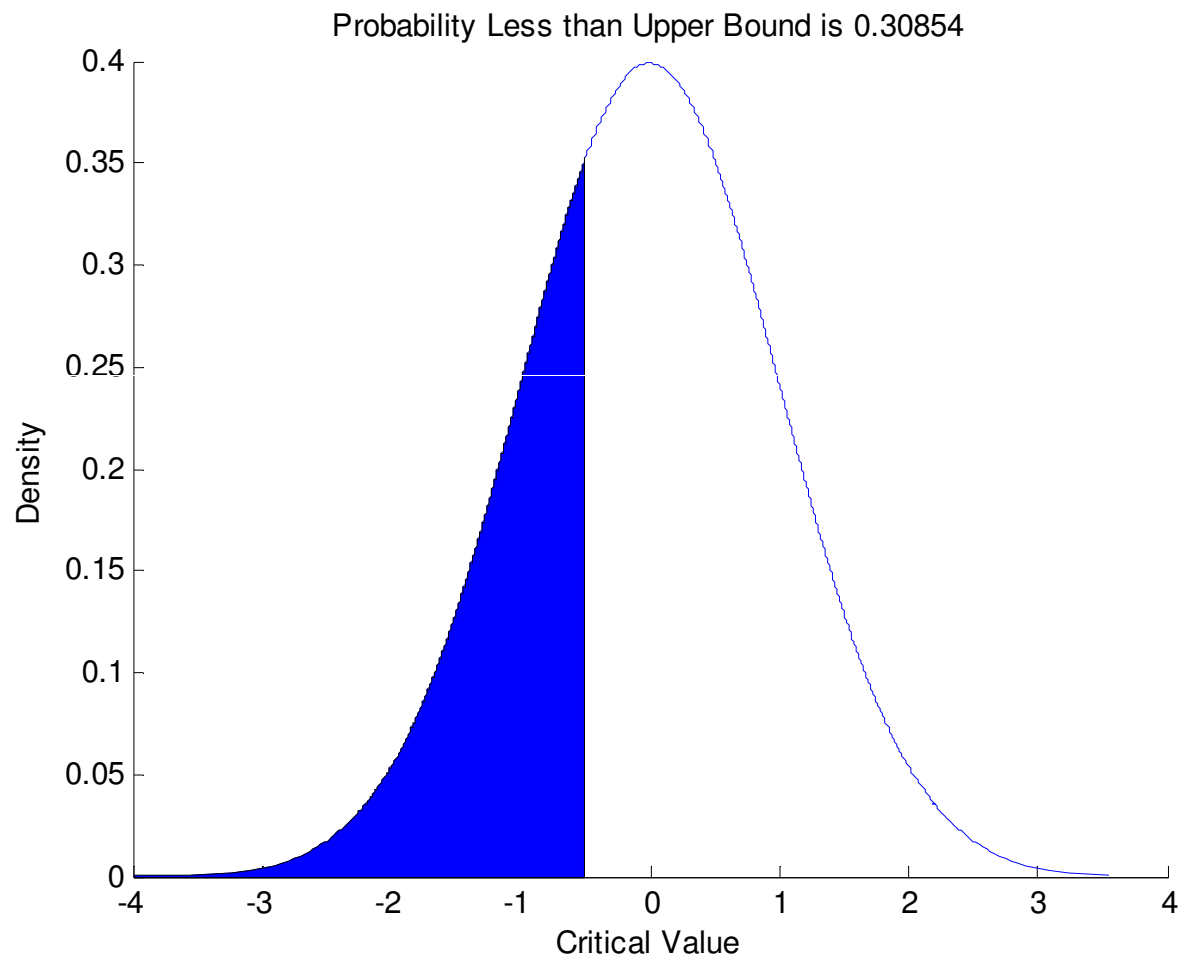
- Probabilidade do comprimento ser inferior a 44,29 cm

$$z = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{44,29 - 48,58}{2,5} = -0,5$$

- Logo a probabilidade será a área da curva até $z = -0,5$
 - $P(X \leq 44,29) = 0,3085$ ou 30,85%



Exemplo



Exemplo



- Qual a probabilidade de um recém-nascido ter comprimento maior que 44,29 cm?
 - Como a área total é 1
 - Então, $P(X > 44,29) = 1 - P(X \leq 44,29) = 1 - 0,3085 = 0,6915$ ou 69,15%



Exemplo



- Qual a probabilidade de um recém-nascido ter comprimento entre 46,01cm e 51,04 cm?

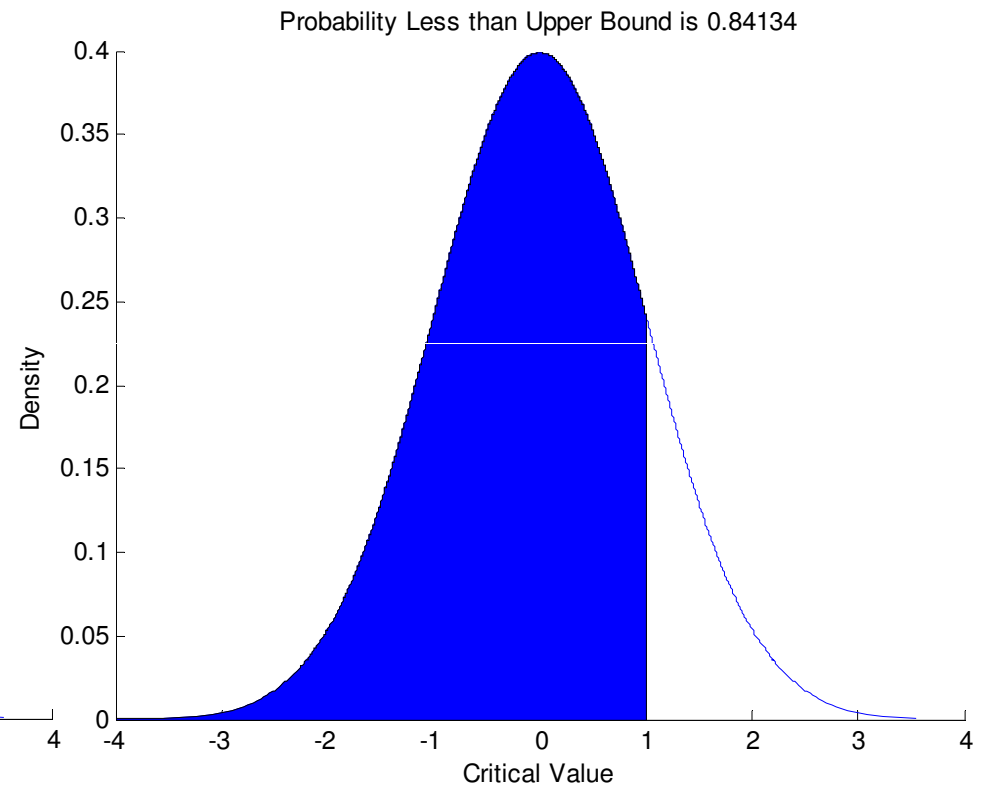
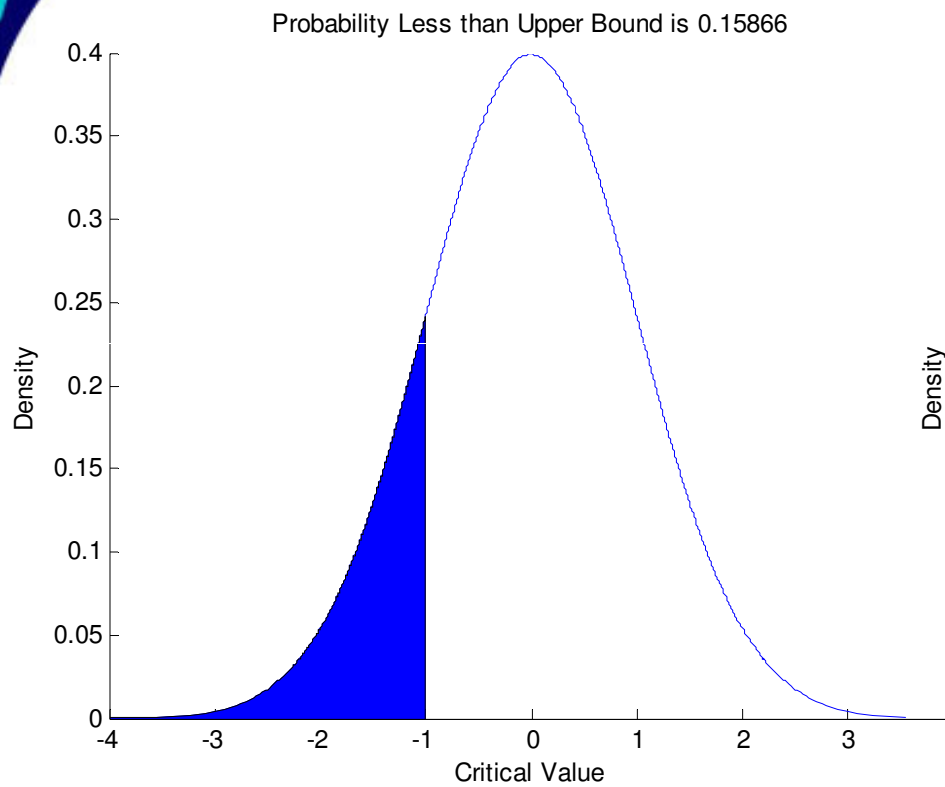
$$z_1 = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{46,01 - 48,58}{2,5} = -1,0$$

$$z_2 = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{51,04 - 48,58}{2,5} = 1,0$$

– A probabilidade será a área entre z_1 e z_2 .



Exemplo



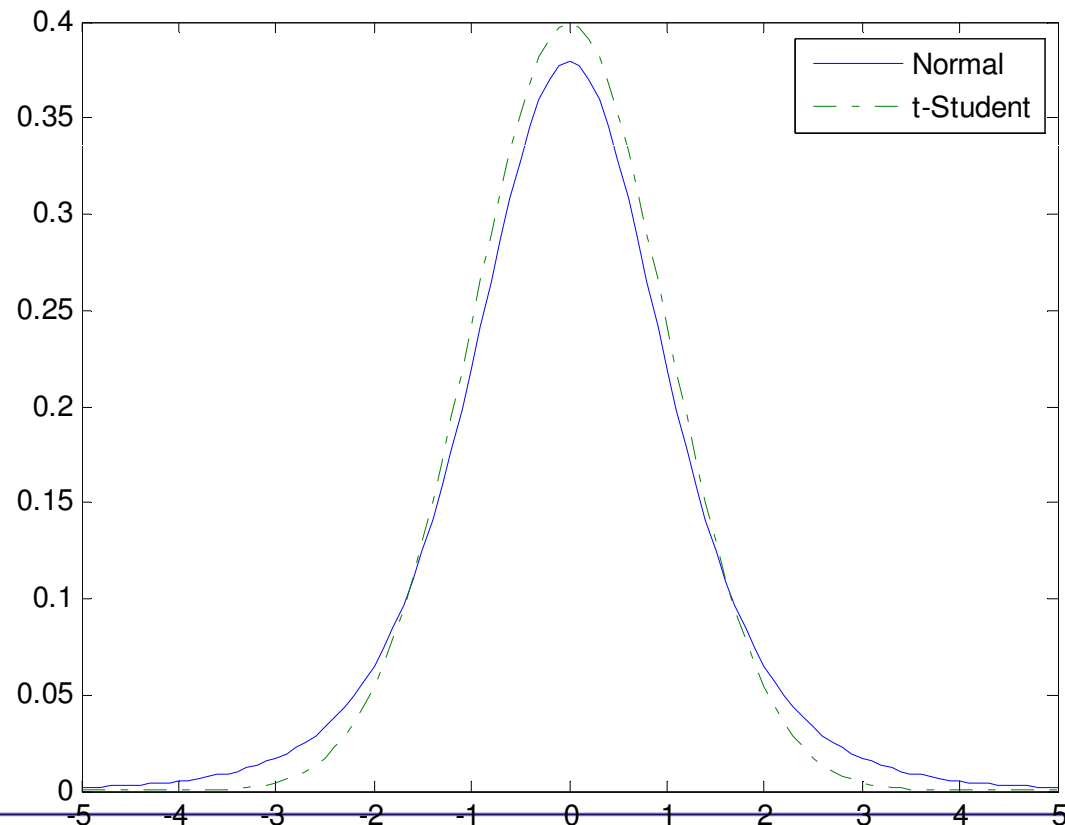
$$P(46,04 \leq X \leq 51,04) = 0,8413 - 0,1587 = 0,6826 \text{ ou } 68,26\%$$



Distribuição t-Student



- A distribuição t-Student é bastante semelhante com a distribuição Normal



Distribuição t-Student



- A distribuição t-Student é bastante utilizada na prática quando temos uma amostragem muito pequena ($n < 30$).
 - Dado que Z é uma $N(0, 1)$, então

$$t = \frac{Z}{\sqrt{Y/\nu}}$$

- Esta é uma distribuição t-Student com ν graus de liberdade.



Distribuição de Fisher ou Distribuição F



- A distribuição F é geralmente relacionada ao estudo da variância de dados.
 - Está é formada pelo quociente de duas distribuições, cada uma com seus respectivos graus de liberdade, ν_1 e ν_2 .
 - Esta distribuição será interessante quando estivermos falando de testes estatísticos, para verificação se dois conjuntos de dados são estatisticamente iguais ou diferentes, por exemplo!



Distribuição Qui-quadrado



- A distribuição Qui-quadrado, ou χ^2 , corresponde a distribuição da soma dos quadrados de n v.a. Independentes padronizadas.

$$\chi^2 = \chi_1^2 + \chi_2^2 + \cdots + \chi_n^2$$

$$\chi^2 = f(x, \nu)$$

– Onde ν são os graus de liberdade.



Distribuição t-Student



- De forma prática, se x é uma amostra aleatória de uma $N(\mu, \sigma)$, então a estatística

$$t = \frac{\bar{x}_{amostral} - \mu}{\frac{s}{\sqrt{n}}}$$

Terá uma distribuição t-student com $n-1$ graus de liberdade.



Referências



- Livro Texto: Bioestatística. Teoria e Computacional (Héctor G. Arango). Guanaba
 - Capítulo 6
- Leituras Complementares:
 - Livro: Bioestatística. Princípios e Aplicações (Sidia M. Callegari-Jacques)
 - Capítulo 4, 5 e 7.
 - Livro: Estatística Básica (Wilton de O. Bussab e Pedro A. Morettin). Saraiva
 - Capítulo: 6 e 7
 - Livro: Probabilidade. Aplicações à Estatística (Paul L. Meyer). LTC
 - Capítulos 8 e 9

