



# PUC-RIO

## INF1036 - Probabilidade Computacional

Material 7 - Variáveis Aleatórias Contínuas  
Professora - Ana Carolina Letichevsky\*  
2022.1

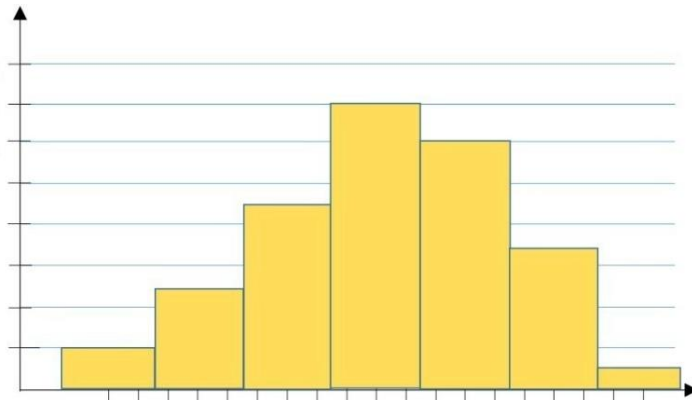
\*Material Adaptado de Professor Hélio Lopes

# Distribuições discretas e contínuas

Variável aleatória  
discreta



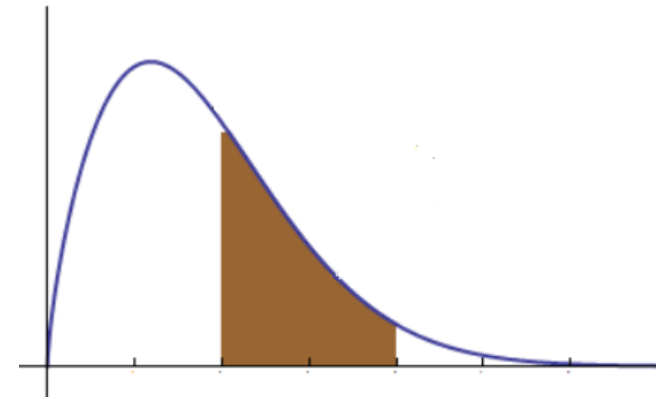
Distribuição de  
probabilidade  
discreta



Variável aleatória  
contínua



Distribuição de  
probabilidade  
contínua



# Distribuições contínuas



As **variáveis aleatórias contínuas** seguem uma natureza contínua, ou seja, elas podem assumir qualquer valor real.

As variáveis aleatórias contínuas possuem **funções de densidade de probabilidade (fdp)** e **distribuições acumuladas**.

A **distribuição contínua** descreve as **probabilidades** dos possíveis valores de uma variável aleatória contínua.

As **probabilidades** de **variáveis aleatórias contínuas** são definidas como a **área sob a curva** da sua **distribuição**. Assim, apenas as faixas de valores podem ter uma probabilidade diferente de zero.

A **probabilidade** de uma variável aleatória contínua assumir um determinado valor é sempre igual a zero.

# Distribuição Normal



Conhecida também como **distribuição gaussiana** é, sem dúvida, a mais importante distribuição contínua.

Sua importância se deve a vários fatores, entre eles temos o **teorema central do limite**, o qual é um resultado fundamental em aplicações práticas e teóricas, pois garante que, mesmo que os dados não sejam distribuídos segundo uma **normal**, a **média dos dados converge** para uma distribuição **normal** conforme o **número de dados aumenta**.

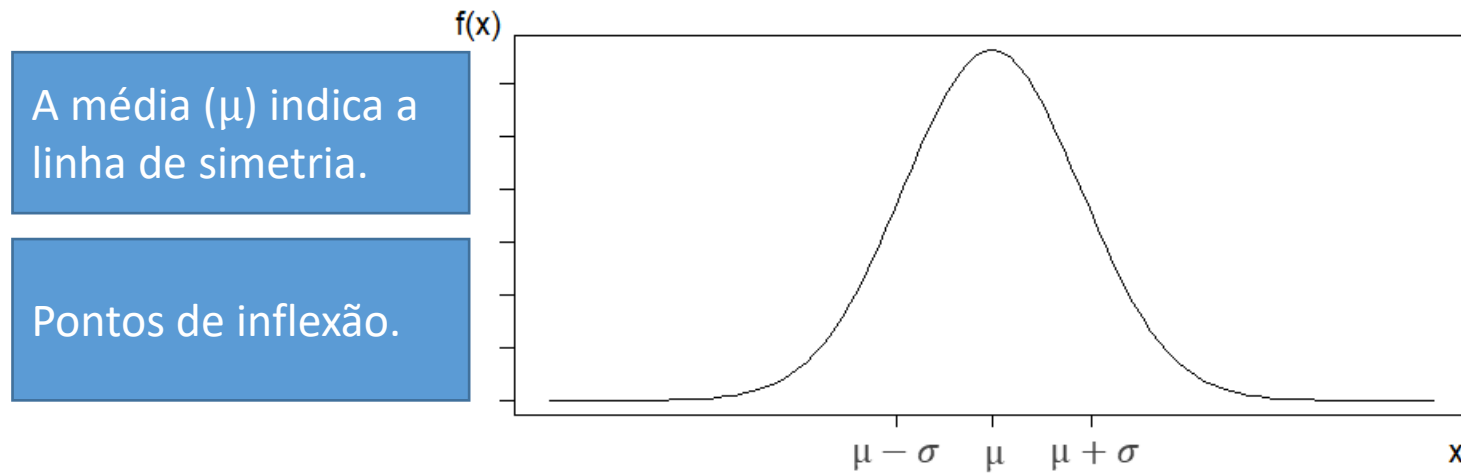
Pode ser utilizada para modelar um grande número de fenômenos como: pressão sanguínea das pessoas; custos domésticos; tempo de vida de um equipamento, etc.

Se uma variável aleatória  **$X$**  tem distribuição **Normal**, então a sua função densidade de probabilidade é dada por:

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

# Distribuição Normal

O gráfico da distribuição **Normal** é chamado **Curva Normal**.



A média ( $\mu$ ) indica a linha de simetria.

Pontos de inflexão.

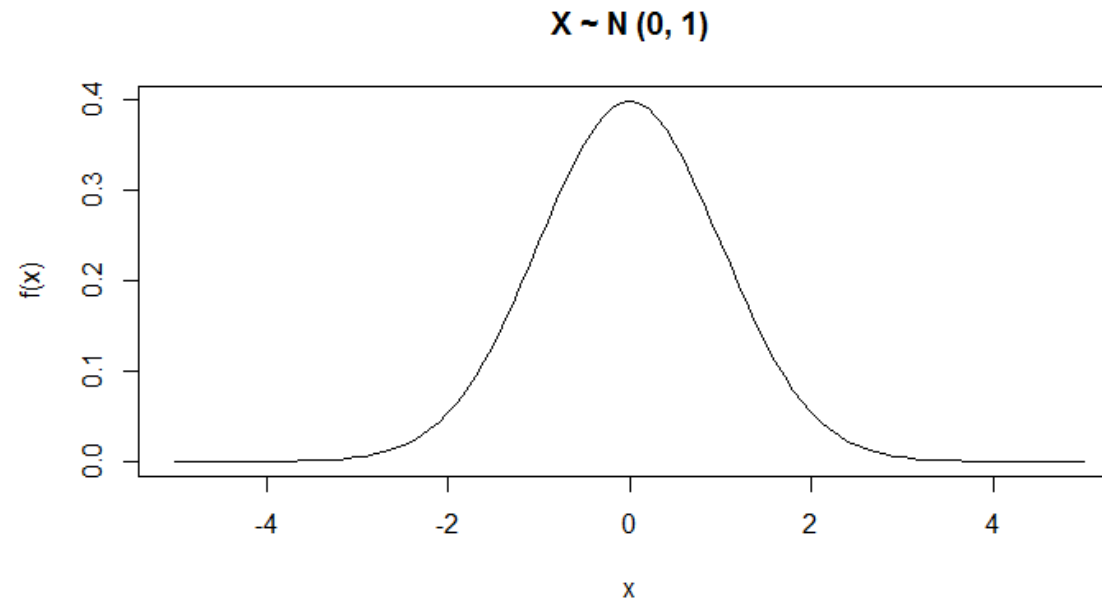
O desvio padrão ( $\sigma$ ) indica a dispersão dos dados.

Algumas propriedades:

- A média, a mediana e a moda são iguais.
- Apresenta formato de sino e é simétrica em relação à média.
- A curva se aproxima do eixo x, mas nunca toca.
- A área total abaixo da curva é igual a 1, sendo 0,5 à direita de  $\mu$  e 0,5 à esquerda de  $\mu$ .
- Entre  $\mu - \sigma$  e  $\mu + \sigma$ , o gráfico curva para baixo.
- À esquerda de  $\mu - \sigma$  e à direita de  $\mu + \sigma$ , o gráfico se curva para cima.

# Distribuição Normal Padrão

É a distribuição **Normal** com média 0 e desvio padrão 1.

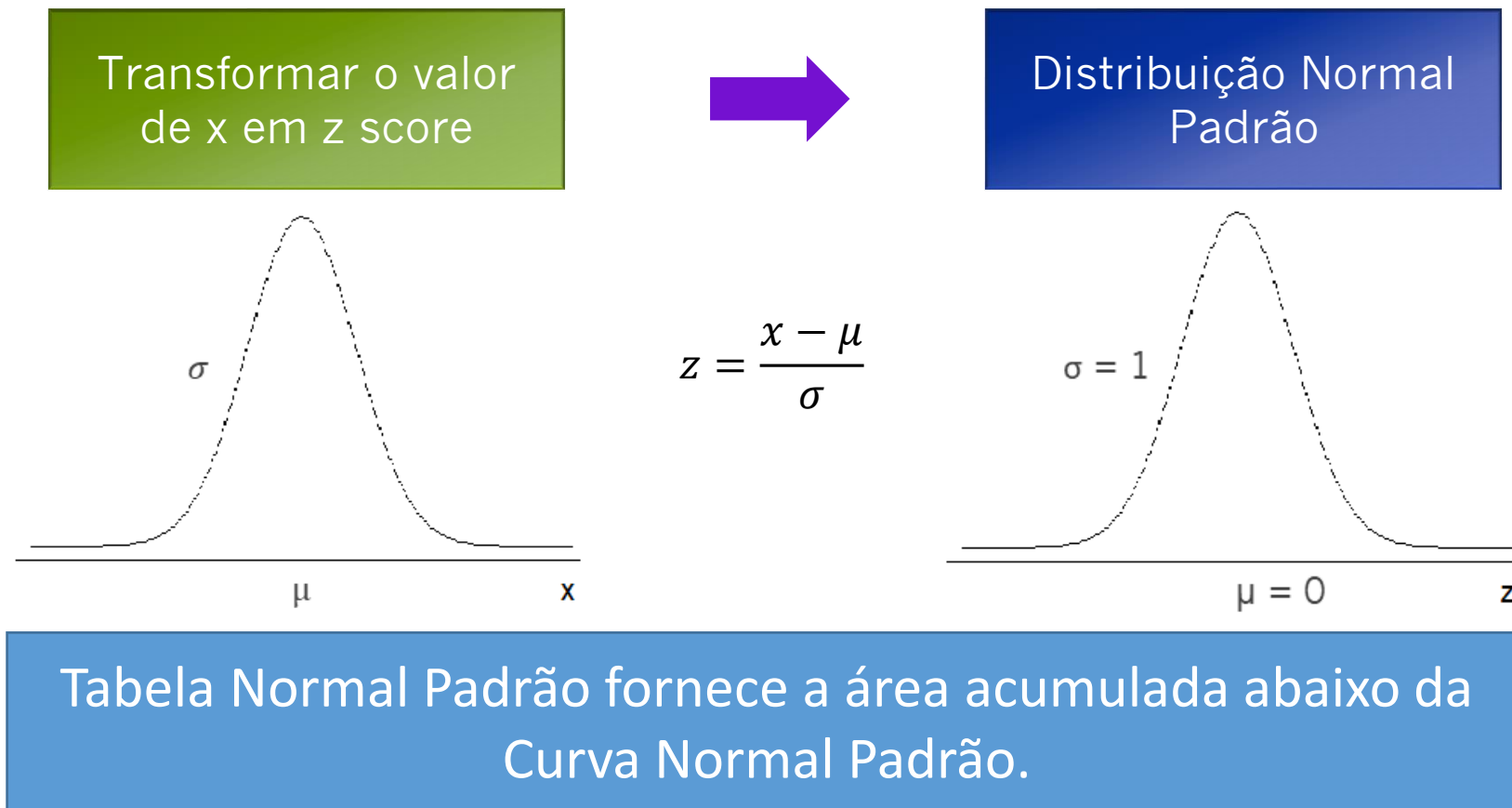


Por ser uma distribuição muito usada, existem tabelas prontas que permitem encontrar o valor da área de regiões sob a curva.

# Cálculo da probabilidade em uma distribuição Normal Padrão



Se uma variável aleatória  $X$  é normalmente distribuída, para encontrar a probabilidade de  $X$  cair em um dado intervalo, basta calcular a área sob a curva normal daquele intervalo.



# Distribuição Normal



Exemplo 1) Uma pesquisa contratada por uma oficina mecânica indica que, para cada ida à oficina, um cliente gasta uma média de 45 minutos com um desvio padrão de 12 minutos. O tempo gasto na oficina é normalmente distribuído e representado pela variável aleatória  $x$ . Encontre o que é pedido para as seguintes situações:

- a) A probabilidade de um cliente, ao entrar na oficina, demorar entre 24 e 54 minutos.
- b) A probabilidade de um cliente, ao entrar na oficina, demorar mais de 39 minutos.
- c) Se 15 clientes entram na oficina, quantos deles devem permanecer por mais de 39 minutos?



# Distribuição Normal



Exemplo 1) Uma pesquisa contratada por uma oficina mecânica indica que, para cada ida à oficina, um cliente gasta uma média de 45 minutos com um desvio padrão de 12 minutos. O tempo gasto na oficina é normalmente distribuído e representado pela variável aleatória  $x$ . Encontre o que é pedido para as seguintes situações:

a) A probabilidade de um cliente, ao entrar na oficina, demorar entre 24 e 54 minutos.

$$z_1 = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{24 - 45}{12} = -1,75 \qquad z_2 = \frac{54 - 45}{12} = 0,75$$

$$P(24 < x < 54) = P(-1,75 < z < 0,75) = 0,7734 - 0,0401 = 0,7333$$

b) A probabilidade de um cliente, ao entrar na oficina, demorar mais de 39 minutos.

$$z = \frac{x - \mu}{\sigma} = \frac{39 - 45}{12} = -0,5 \qquad P(x > 39) = P(z > -0,5) = 1 - 0,3085 = 0,6915$$

c) Se 15 clientes entram na oficina, quantos deles devem permanecer por mais de 39 minutos?

$$15 * P(x > 39) = 15 * 0,6915 = 10,3725 \text{ (cerca de 10 clientes)}$$

No R, o trabalho com uma **variável aleatória  $X$**  está baseado em 4 procedimentos identificados pelas letras  **$p$ ,  $d$ ,  $q$  e  $r$**  que, adicionadas previamente ao código das **distribuições**, permitem o seu uso com **diferentes propósitos**:

- **rdistrib**: Gera **números aleatórios** baseados na distribuição definida. Necessita de argumentos especificando o tamanho da amostra, além dos parâmetros requeridos pela distribuição de interesse;
- **pdistrib**: Calcula a **função de probabilidade acumulada  $F(x)$** ;
- **ddistrib**: Calcula a **distribuição de probabilidade  $f(x)$** ;
- **qdistrib**: Calcula o **quantil** correspondente a uma dada probabilidade.

# Distribuição Normal no R



Distribuição	Sintaxe	Opções
Normal (norm)	<b>dnorm</b> (x, mean=0, sd=1, opções)	<b>x</b> : ponto na distribuição  <b>mean</b> : média da distribuição.  <b>sd</b> : desvio padrão da distribuição.  <b>q</b> : ponto na distribuição  <b>p</b> : probabilidade.  <b>n</b> : número de observações.
	<b>pnorm</b> (q, mean=0, sd=1, opções)	
	<b>qnorm</b> (p, mean=0, sd=1, opções)	
	<b>rnorm</b> (n, mean=0, sd=1)	

# Distribuição Normal



Exercício 1) Uma pesquisa contratada por uma oficina mecânica indica que, para cada ida à oficina, um cliente gasta uma média de 45 minutos com um desvio padrão de 12 minutos. O tempo gasto na oficina é normalmente distribuído e representado pela variável aleatória  $x$ . Encontre o que é pedido para as seguintes situações:

a) A probabilidade de um cliente, ao entrar na oficina, demorar entre 24 e 54 minutos.

```
pnorm (54, 45, 12) - pnorm (24, 45, 12)  
0.7333135
```

b) A probabilidade de um cliente, ao entrar na oficina, demorar mais de 39 minutos.

```
1 - pnorm (39, 45, 12)  
0.6914625
```

c) Se 15 clientes entram na oficina, quantos deles devem permanecer por mais de 39 minutos?

```
15 * (1 - pnorm (39, 45, 12))  
10.37194
```

# Distribuição Normal



Exemplo 2) Para uma distribuição normal padrão, calcule:

a) A função de probabilidade acumulada  $F(x)$  até  $-1$ .

```
pnorm (-1)  
0.1586553
```

b) O valor de  $a$  tal que  $P(X \leq a) = 0,975$ .

```
qnorm (0.975)  
1.959964
```

A probabilidade de uma variável aleatória contínua assumir um determinado valor é sempre igual a zero.

c) Uma amostra de 5 elementos.

```
rnorm (5)  
-0.3247033  1.0746392 -0.1851859  0.3379355 -3.2646077
```

# Distribuição Normal



Exemplo 3) Qual a probabilidade de ocorrência de um valor menor que 20 em uma distribuição normal de média 50 e desvio padrão igual a 15?

```
valor.referencia <- 20
media <- 50
desvio.padrao <- 15

pnorm (valor.referencia, media, desvio.padrao)
0.02275013
```

Calcula a distribuição  
acumulada:  $P(X \leq x)$

Qual seria o resultado esperado se o valor de referência fosse 50?

```
pnorm (50, 50, 15)
0.5
```

Qual seria o resultado esperado se o valor de referência fosse 20 e o desvio padrão 30?

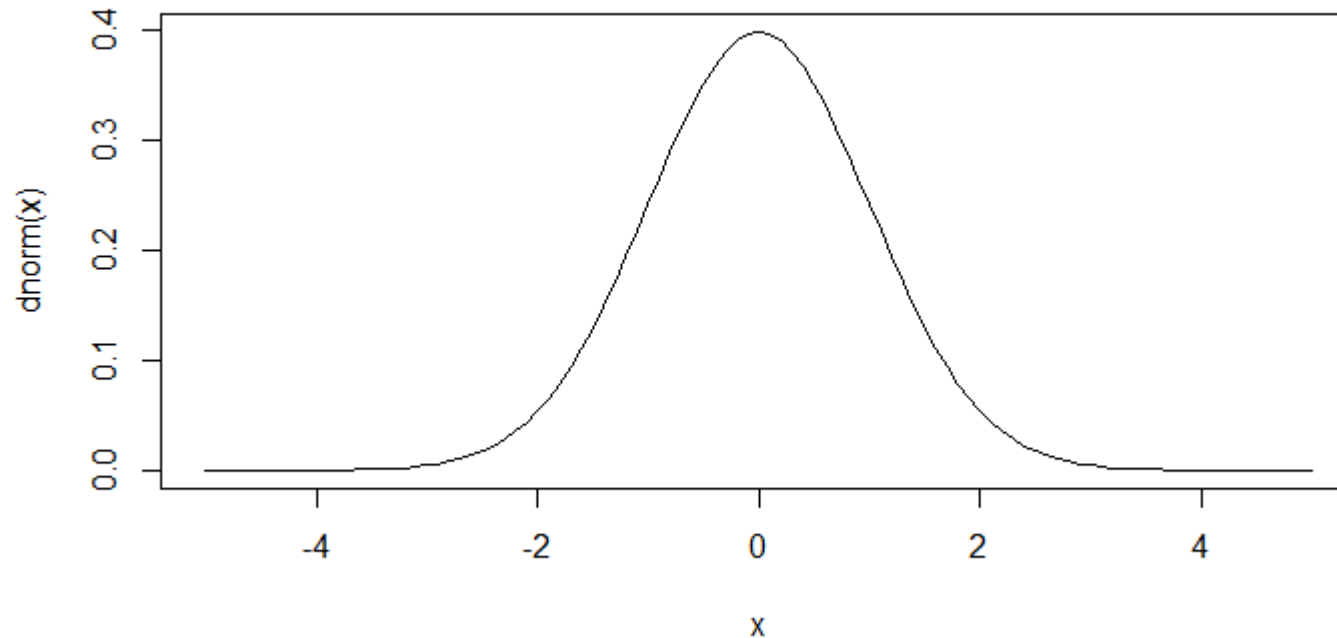
```
pnorm (20, 50, 30)
0.1586553
```

# Distribuição Normal

Exemplo 4) Desenhe uma curva de uma distribuição normal padrão entre  $-5$  e  $5$ .

```
curve (dnorm (x), -5, 5)
```

O  $d$  em  $dnorm$  representa a função densidade de probabilidade (fdp).

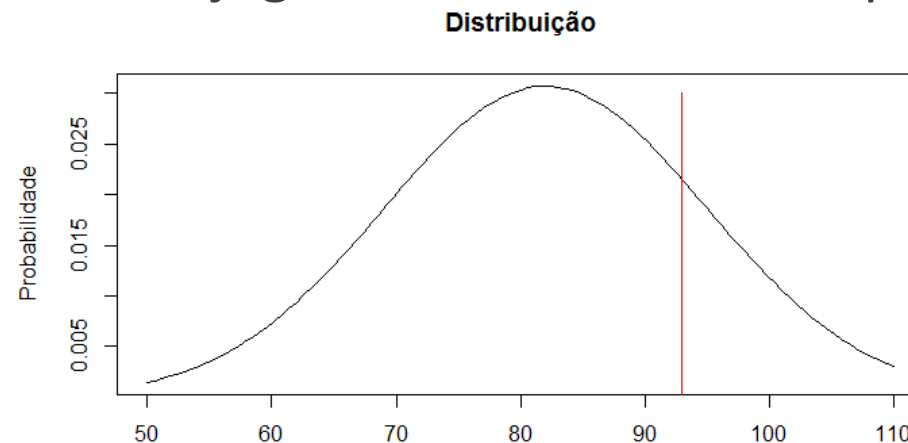


# Distribuição Normal

Exercício 2) Um time de futebol coletou dados referentes ao peso de seus jogadores inscritos em um campeonato. Sabendo-se que o peso da população de jogadores segue uma distribuição normal com média 82 e desvio padrão 13, calcule:

a) A probabilidade de se encontrar um jogador com mais de 93 quilos.

```
1 - pnorm (93, 82, 13)  
0.1987335
```



O valor de probabilidade encontrado corresponde exatamente à área do gráfico abaixo da curva normal e à direita da linha vermelha.

b) O valor do peso para o qual a probabilidade de se encontrar valores menores que o deste seja de 70%.

```
qnorm (0.7, 82, 13)  
88.81721
```

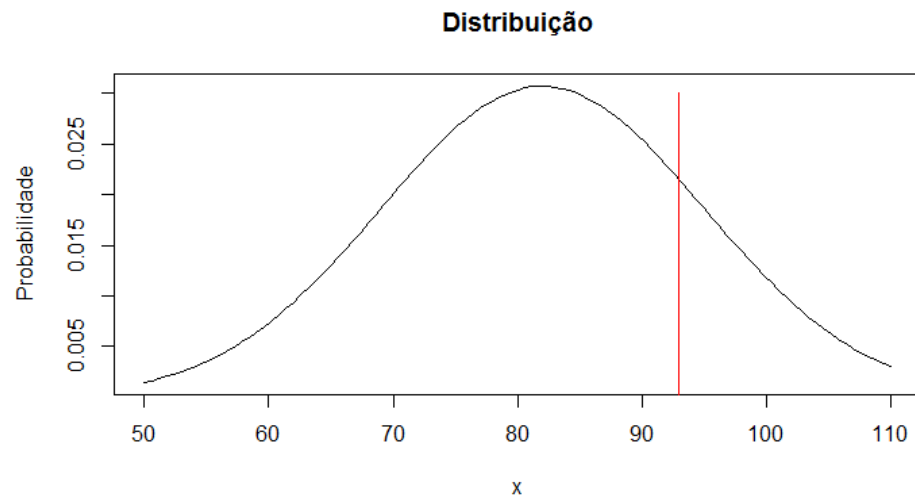


# Distribuição Normal



Exemplo 5) Plote o gráfico do exercício anterior:

```
curve (dnorm (x, 82, 13),  
      50, 110, #limites do gráfico  
      main = "Distribuição",  
      ylab = "Probabilidade")  
lines (c (93, 93), #início e fim da linha em relação ao eixo x  
      c (0, 0.03), #início e fim da linha em relação ao eixo y  
      col = 2) #cor vermelha
```



A probabilidade de um evento em uma distribuição contínua é uma área sob a curva da distribuição. Vamos reforçar esta ideia com um exemplo.

Seja  $X$  uma variável aleatória com distribuição  $X \sim N(\mu, \sigma^2) = N(100, 100)$ . Para calcular a probabilidade  $P(X \leq 95)$ , podemos usar o comando:

```
pnorm (95, 100, 10)  
0.3085375
```

Vamos agora ver uma outra forma de resolver usando integração numérica, lembrando que a Normal tem a função de densidade dada por:

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

# Probabilidade e integrais – Distribuição normal

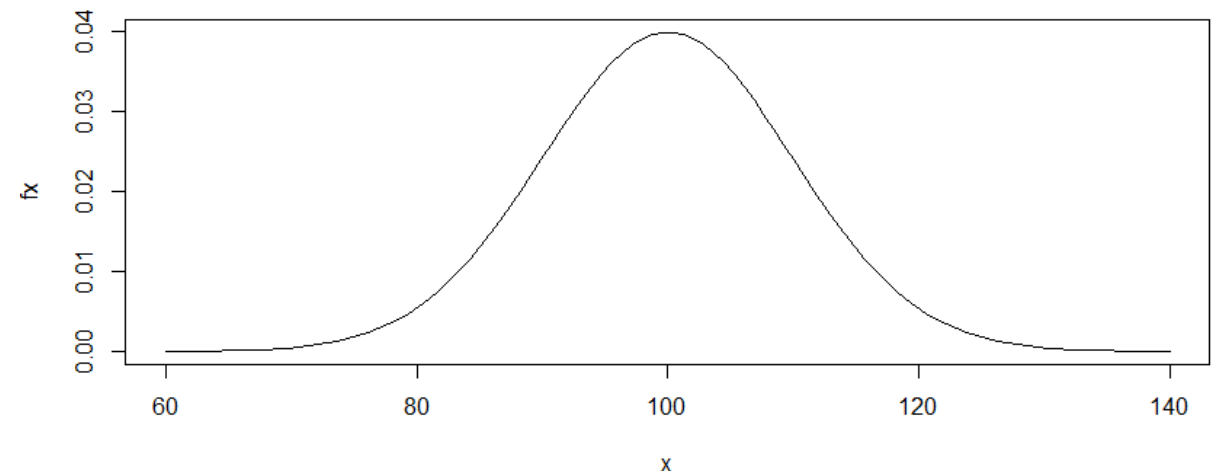


Vamos escrever uma função em R que represente  $f(x)$  para a distribuição Normal.

```
funcao.normal <- function (x) {  
  fx <- (1 / sqrt (2 * pi * 100)) * exp ((-1 / 200) * (x - 100)^2)  
  return (fx)  
}
```

Graficamente temos:

```
x <- seq (60, 140, length.out = 100)  
fx <- funcao.normal (x)  
plot (x, fx, type = "l")
```

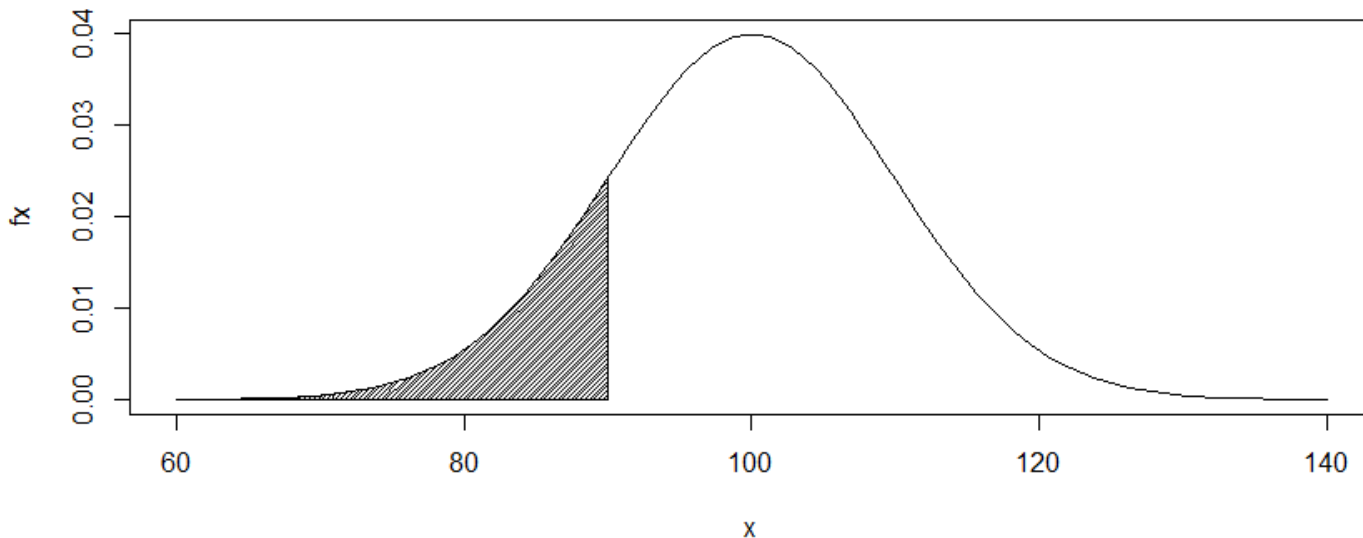


# Probabilidade e integrais – Distribuição normal



Para marcar no gráfico a área que corresponde à probabilidade pedida, criamos um polígono.

```
x <- seq (60, 140, length.out = 100)
fx <- funcao.normal (x)
plot (x, fx, type = "l")
vx <- c (60, 60, x[x < 90], 90, 90)
vy <- c (0, funcao.normal(60), fx[x < 90], funcao.normal(90), 0)
plot (x, fx, type = "l")
polygon (vx, vy, dens = 50)
```



Para calcular a área pedida sem usar a função **pnorm()**, podemos usar a função de integração numérica **integrate()**, que diferentemente da **pnorm()** reporta ainda o erro de aproximação numérica.

```
pnorm (90, mean = 100, sd = 10)
0.1586553

integrate (funcao.normal, -Inf, 90)
0.1586553 with absolute error < 9.5e-05
```

Para  $P(90 \leq X \leq 105)$  e  $P(X > 90)$  teríamos:

```
pnorm(105,100,10) - pnorm(90,100,10)
0.5328072

1 - pnorm (90, 100, 10)
0.8413447
```

```
integrate (funcao.normal, 90, 105)
0.5328072 with absolute error < 5.9e-15

integrate (funcao.normal, 90, +Inf)
0.8413447 with absolute error < 1.1e-08
```

# Distribuição t de Student



Uma variável aleatória contínua  $X$  tem distribuição **t de Student** com  $\nu$  graus de liberdade se sua função densidade de probabilidade é dada por:

$$f(x) = \frac{\Gamma\left(\frac{\nu+1}{2}\right)}{\sqrt{\nu\pi}\Gamma\left(\frac{\nu}{2}\right)} \left(1 + \frac{x^2}{\nu}\right)^{-\left(\frac{\nu+1}{2}\right)}, \quad x \in (-\infty, \infty)$$

Grau de liberdade: para um determinado conjunto de dados correspondente ao número de valores que podem variar após terem sido impostas restrições aos valores.

Grau de liberdade também é utilizado para caracterizar uma distribuição específica em certas famílias de distribuição, como é o caso, de distribuição **t de Student**.

Tal como a distribuição **Normal**, tem a função de densidade em forma de sino e é simétrica.

Quanto maior o número de graus de liberdade, mais a distribuição **t de Student** se aproxima da distribuição **Normal**.

É muito utilizada em testes estatísticos.

No R, o trabalho com uma **variável aleatória**  $X$  está baseado em 4 procedimentos identificados pelas letras  **$p$** ,  **$d$** ,  **$q$**  e  **$r$**  que, adicionadas previamente ao código das **distribuições**, permitem o seu uso com **diferentes propósitos**:

- **rdistrib**: Gera **números aleatórios** baseados na distribuição definida. Necessita de argumentos especificando o tamanho da amostra, além dos parâmetros requeridos pela distribuição de interesse;
- **pdistrib**: Calcula a **função de probabilidade acumulada**  $F(x)$ ;
- **ddistrib**: Calcula a **distribuição de probabilidade**  $f(x)$ ;
- **qdistrib**: Calcula o **quantil** correspondente a uma dada probabilidade.

# Distribuição t de Student no R



Distribuição	Sintaxe	Opções
t-Student (t)	<b>dt</b> (x, df, ncp=0, opções)	<b>x</b> : ponto na distribuição.
	<b>pt</b> (q, df, ncp=0, opções)	<b>df</b> : grau de liberdade.
	<b>qt</b> (p, df, opções)	<b>ncp</b> : parâmetro de não centralidade.
	<b>rt</b> (n, df)	<b>q</b> : ponto na distribuição <b>p</b> : probabilidade. <b>n</b> : número de observações.



# Distribuição t de Student



Exercício 1) Determine o valor  $x$  de uma distribuição t de Student com 12 graus de liberdade, que garante, com probabilidade de 99% de um valor aleatório, ser abaixo de  $x$ .

```
qt (0.99, 12)  
2.680998
```

# Distribuição Exponencial



A variável aleatória  $X$  tem distribuição **Exponencial** com parâmetro  $\lambda$ ,  $\lambda > 0$  se tiver função densidade de probabilidade dada por:

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & \text{se } x \geq 0 \\ 0, & \text{se } x < 0 \end{cases} \quad \text{onde: } \begin{aligned} E[x] &= 1/\lambda \\ V[x] &= 1/\lambda^2 \end{aligned}$$

A variável  $X$  é igual a distância entre contagens sucessivas de um processo **Poisson**.

As relações entre as distribuições **Exponencial** e **Poisson** podem ser associadas a um processo estatístico chamado **processo de Poisson**.

No R, o trabalho com uma **variável aleatória**  $X$  está baseado em 4 procedimentos identificados pelas letras  **$p$** ,  **$d$** ,  **$q$**  e  **$r$**  que, adicionadas previamente ao código das **distribuições**, permitem o seu uso com **diferentes propósitos**:

- **rdistrib**: Gera **números aleatórios** baseados na distribuição definida. Necessita de argumentos especificando o tamanho da amostra, além dos parâmetros requeridos pela distribuição de interesse;
- **pdistrib**: Calcula a **função de probabilidade acumulada**  $F(x)$ ;
- **ddistrib**: Calcula a **distribuição de probabilidade**  $f(x)$ ;
- **qdistrib**: Calcula o **quantil** correspondente a uma dada probabilidade.

# Distribuição Exponencial no R



Distribuição	Sintaxe	Opções
Exponencial ( <b>exp</b> )	<b>dexp</b> (x, rate=1, opções)	<b>x</b> : ponto na distribuição.
	<b>pexp</b> (q, rate=1, opções)	<b>rate</b> ( $\lambda$ ): parâmetro da distribuição.
	<b>qexp</b> (p, rate=1, opções)	<b>q</b> : ponto na distribuição
	<b>rexp</b> (n, rate = 1)	<b>p</b> : probabilidade.  <b>n</b> : número de observações.

# Distribuição Exponencial



Exercício 1) Uma ferramenta produzida em uma fábrica apresenta uma vida média de 90 horas. Considerando o comportamento segundo a distribuição exponencial, qual a probabilidade de essa ferramenta durar mais de 100 horas?

$$P(X > 100) = 1 - P(X \leq 100)$$

```
1 - pexp (100, rate = 1/90)  
0.329193
```

A vida média é o parâmetro  $\mu$ , que é o inverso de  $\lambda$ , portanto,  $\lambda = 1/90$ .

Exercício 2) Uma fábrica utiliza dois métodos para a produção de sensores eletrônicos. 80% dos sensores são produzidos pelo método A, e os demais, pelo método B. A duração do sensor depende do método pelo qual ele foi produzido: os produzidos pelo método A seguem uma distribuição exponencial com parâmetro  $1/90$ ; e os produzidos pelo método B seguem uma exponencial de parâmetro  $1/110$ . Qual a probabilidade de que, se escolhermos um sensor ao acaso, ele dure mais de 100 horas?

Considere os eventos C (um sensor durar mais de 100 horas), A (o sensor ter sido produzido pelo método A) e B (o sensor ter sido produzido pelo método B).

$$P(C) = P(A)P(C|A) + P(B)P(C|B) = 0,80P(X_A > 100) + 0,20P(X_B > 100)$$

```
0.8*(1 - pexp(100, rate = 1/90)) + 0.2*(1 - pexp(100, rate = 1/110))  
0.3439325
```

# Probabilidades e integrais



A função de densidade de probabilidade da distribuição exponencial com parâmetro  $\lambda$  é dada por:

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

Seja  $X$  uma variável aleatória com distribuição exponencial de parâmetro  $\lambda = 1/600$ . Calcular a probabilidade  $P(X \geq 300)$ , usando a função de integração numérica **integrate()** e validando o resultado com as funções de distribuição do R.

```
funcao.exponencial <- function (x) {  
  lambda <- 1/600  
  fx <- ifelse (x < 0, 0, (lambda) * exp(-x*lambda))  
  return (fx)  
}
```

```
integrate (funcao.exponencial, 300, +Inf)  
0.6065307 with absolute error < 7.1e-05
```

```
1 - pexp(300, rate=1/600)  
0.6065307
```

# Distribuição Weibull



É usada para modelar o tempo até uma falha de sistemas físicos. Os parâmetros da distribuição fornecem grande flexibilidade para modelar sistemas em que o número de falhas aumenta com o tempo, diminui com o tempo, ou permanece constante com o tempo.

Uma variável aleatória  $X$  tem distribuição **Weibull** se tiver função densidade de probabilidade dada por:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\beta}{\delta} \left(\frac{x}{\delta}\right)^{\beta-1} e^{-\left(\frac{x}{\delta}\right)^{\beta}}, & \text{se } x \geq 0 \\ 0, & \text{se } x < 0 \end{cases}$$

Sua função de distribuição acumulada é dada por:

$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\left(\frac{x}{\delta}\right)^{\beta}}, & \text{se } x \geq 0 \\ 0, & \text{se } x < 0 \end{cases}$$



No R, o trabalho com uma **variável aleatória**  $X$  está baseado em 4 procedimentos identificados pelas letras  **$p$** ,  **$d$** ,  **$q$**  e  **$r$**  que, adicionadas previamente ao código das **distribuições**, permitem o seu uso com **diferentes propósitos**:

- **rdistrib**: Gera **números aleatórios** baseados na distribuição definida. Necessita de argumentos especificando o tamanho da amostra, além dos parâmetros requeridos pela distribuição de interesse;
- **pdistrib**: Calcula a **função de probabilidade acumulada**  $F(x)$ ;
- **ddistrib**: Calcula a **distribuição de probabilidade**  $f(x)$ ;
- **qdistrib**: Calcula o **quantil** correspondente a uma dada probabilidade.

# Distribuição Weibull no R



Distribuição	Sintaxe	Opções
Weibull ( <b>weibull</b> )	<b>dweibull</b> (x, shape, scale = 1, opções)	<b>x</b> : ponto na distribuição. <b>shape</b> : parâmetro da distribuição. <b>scale</b> : parâmetro da distribuição. <b>q</b> : ponto na distribuição <b>p</b> : probabilidade. <b>n</b> : número de observações.
	<b>pweibull</b> (q, shape, scale = 1, opções)	
	<b>qweibull</b> (p, shape, scale = 1, opções)	
	<b>rweibull</b> (n, shape, scale = 1)	

# Distribuição Weibull

Exercício 1) O tempo de falha (em horas) de uma determinada peça em um tipo de freio de carro é satisfatoriamente modelado como uma variável aleatória de Weibull com  $\beta = 1/2$  e  $\delta = 6000$ .

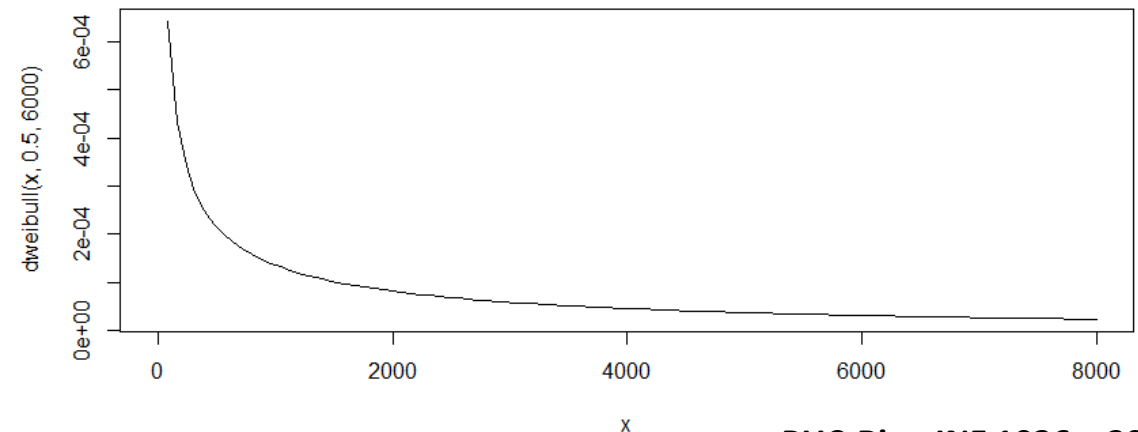
a) Determine a probabilidade de uma peça durar no mínimo 6500 h.

```
1 - pweibull (6500, 0.5, 6000)
0.3531604
```

b) Verifique a probabilidade de uma peça ter problemas nas primeiras 6500 h e plote o resultado.

```
pweibull (6500, 0.5, 6000)
0.6468396
```

```
x <- 0:8000
curve (dweibull (x, 0.5, 6000), 0, 8000)
```



- É uma das distribuições mais gerais, pois diversas distribuições são casos particulares dela como, por exemplo, a exponencial, a qui-quadrado, entre outras. Essa distribuição tem como suas principais aplicações a análise de tempo de vida de produtos.
- Uma variável aleatória **X** tem distribuição **Gama** com parâmetros  $\alpha > 0$  (parâmetro de forma) e  $\beta > 0$  (parâmetro de taxa) se tiver função densidade de probabilidade dada por:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\beta^\alpha x^{\alpha-1} e^{-\beta x}}{\Gamma(\alpha)}, & \text{se } x \geq 0 \\ 0, & \text{se } x < 0 \end{cases}$$

- Ela também pode ser definida por um parâmetro de escala  $\theta > 0$  equivalente ao inverso do parâmetro de taxa  $\beta$ .
- A média da distribuição é dada por  $\frac{\alpha}{\beta} = \alpha\theta$ , e a sua variância é  $\frac{\alpha}{\beta^2} = \alpha\theta^2$ .

No R, o trabalho com uma **variável aleatória**  $X$  está baseado em 4 procedimentos identificados pelas letras  **$p$** ,  **$d$** ,  **$q$**  e  **$r$**  que, adicionadas previamente ao código das **distribuições**, permitem o seu uso com **diferentes propósitos**:

- **rdistrib**: Gera **números aleatórios** baseados na distribuição definida. Necessita de argumentos especificando o tamanho da amostra, além dos parâmetros requeridos pela distribuição de interesse;
- **pdistrib**: Calcula a **função de probabilidade acumulada**  $F(x)$ ;
- **ddistrib**: Calcula a **distribuição de probabilidade**  $f(x)$ ;
- **qdistrib**: Calcula o **quantil** correspondente a uma dada probabilidade.

# Distribuição Gama no R

Distribuição	Sintaxe	Opções
Gama (gamma)  $E(X) = \text{shape}/\text{rate}$  $\text{Var}(X) = \text{shape}/\text{rate}^2$	<b>dgamma</b> (x, shape, rate = 1, opções)	<b>x</b> : ponto na distribuição. <b>shape</b> : parâmetro da distribuição. <b>rate</b> : parâmetro da distribuição. <b>q</b> : ponto na distribuição <b>p</b> : probabilidade. <b>n</b> : número de observações.
	<b>pgamma</b> (q, shape, rate = 1, opções)	
	<b>qgamma</b> (p, shape, rate = 1, opções)	
	<b>rgamma</b> (n, shape, rate = 1)	

# Distribuição Gama



Exercício 1) A renda doméstica mensal em uma cidade é uma variável aleatória com distribuição Gama com média R\$ 2.000 e desvio padrão R\$ 400.

a) Calcule os parâmetros  $\alpha$ ,  $\beta$  e  $\theta$  desta densidade.

$$\alpha\theta = 2000 \quad \sqrt{\alpha\theta^2} = 400 \quad \longrightarrow \quad \alpha = 25 \quad \theta = 80 \quad \beta = \frac{1}{80}$$

b) Calcule a probabilidade da renda média mensal de um domicílio exceder R\$ 2.300.

```
1 - pgamma (2300, shape = 25, rate = 1/80)
0.2172807
```

c) Qual a mediana desta distribuição Gama?

```
qgamma (0.5, shape = 25, rate = 1/80)
1973.397
```

# Distribuição Qui-quadrada



Pode ser interpretada de duas formas, como um caso particular da distribuição gamma ou como sendo a soma de normais padronizadas ao quadrado.

Uma variável aleatória contínua  $X$  tem distribuição qui-quadrado com  $\nu$  graus de liberdade se sua função densidade for dada por:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2^{\frac{\nu}{2}} \Gamma\left(\frac{\nu}{2}\right)} x^{\left(\frac{\nu}{2}\right)-1} e^{\left(-\frac{x}{2}\right)}, & \text{se } x \geq 0 \\ 0, & \text{se } x < 0 \end{cases}$$



No R, o trabalho com uma **variável aleatória**  $X$  está baseado em 4 procedimentos identificados pelas letras  **$p$** ,  **$d$** ,  **$q$**  e  **$r$**  que, adicionadas previamente ao código das **distribuições**, permitem o seu uso com **diferentes propósitos**:

- **rdistrib**: Gera **números aleatórios** baseados na distribuição definida. Necessita de argumentos especificando o tamanho da amostra, além dos parâmetros requeridos pela distribuição de interesse;
- **pdistrib**: Calcula a **função de probabilidade acumulada**  $F(x)$ ;
- **ddistrib**: Calcula a **distribuição de probabilidade**  $f(x)$ ;
- **qdistrib**: Calcula o **quantil** correspondente a uma dada probabilidade.

# Distribuição Qui-quadrada no R



Distribuição	Sintaxe	Opções
Qui-quadrada ( <b>dchisq</b> )	<b>dchisq</b> (x, df, ncp=0, opções)	<b>x</b> : ponto na distribuição.
	<b>pchisq</b> (q, df, ncp=0, opções)	<b>df</b> : graus de liberdade.
	<b>qchisq</b> (p, df, ncp=0, opções)	<b>ncp</b> : parâmetro de não centralidade.
	<b>rchisq</b> (n, df, ncp=0)	<b>q</b> : ponto na distribuição. <b>p</b> : probabilidade. <b>n</b> : número de observações.

# Distribuição Qui-quadrada



Exercício 1) Suponha agora que  $X$  segue uma distribuição qui-quadrada com 10 graus de liberdade. Encontre  $x_1$  e  $x_2$  tais que  $P(x_1 \leq X \leq x_2) = 0,95$ .

Pelo exposto, temos que:

$$P(x_1 \leq X \leq x_2) = P(X \leq x_2) - P(X \leq x_1) = 0,95$$

Suponha que  $P(X \leq x_2) = 0,98$ , o que implica  $P(X \leq x_1) = 0,03$  (outros valores poderiam ter sido escolhidos), logo:

$$P(x_1 \leq X \leq x_2) = 0,98 - 0,03 = 0,95$$

Os valores de  $x_2$  e  $x_1$ .

```
qchisq (0.98, df = 10)  
21.16077
```

```
qchisq (0.03, df = 10)  
3.412069
```

$$P(x_1 \leq X \leq x_2) = P(X \leq 21.16077) - P(X \leq 3.412069) = 0,95$$

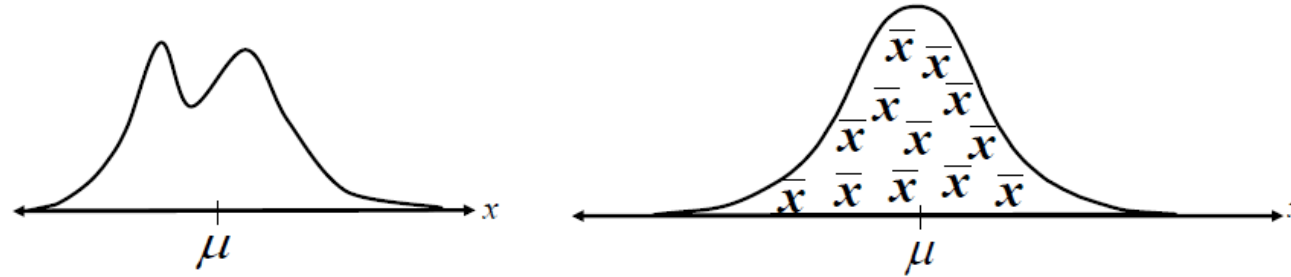
Para testar, podemos usar:

```
pchisq (21.16077, df=10) - pchisq (3.412069, df=10)  
0.95
```

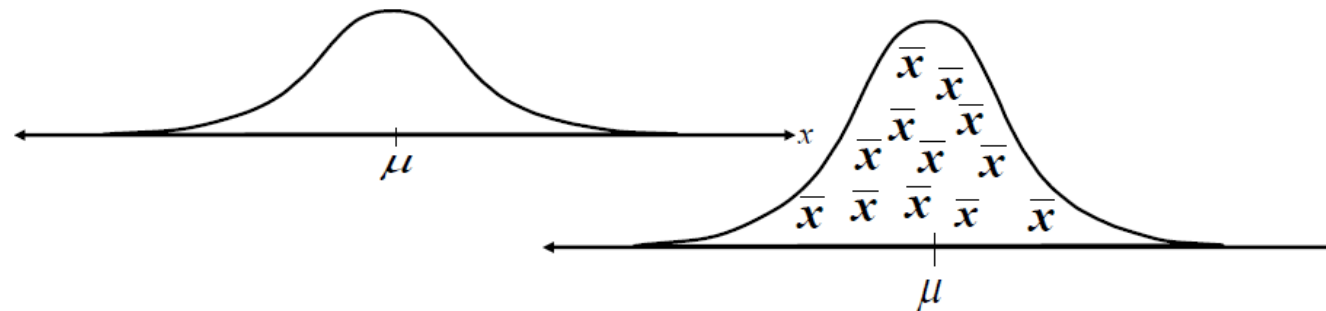
- Considerado, pela sua relevância na troca e em aplicações, um teorema básico central de probabilidade.
- Se refere à convergência de soma de variáveis aleatórias quantitativas para uma distribuição normal.
- Suponha  $x_1, \dots, x_n$  variáveis aleatórias independentes com a mesma distribuição de média  $\mu$  e variável  $\sigma^2$  limites. O que acontece com distribuição de soma  $x = x_1 + \dots + x_n$  quando  $n$  cresce?
- Conforme  $n$  aumenta a distribuição de  $x = x_1 + \dots + x_n$ , se aproxima de uma distribuição  $\lambda \sim N(\mu_x, \sigma^2_x)$ , sendo  $\mu_x = \frac{n}{\lambda}$  e  $\sigma^2_x = \frac{n}{\lambda^2}$ .

# Teorema Central do Limite

Se amostras de tamanho  $n > 30$  são tiradas de qualquer população de média  $\mu$  e desvio padrão  $\sigma$ , a distribuição da média amostral aproxima-se de uma distribuição normal. Quanto maior o tamanho da amostragem, melhor a aproximação.



Se a própria população é normalmente distribuída, a distribuição das médias amostrais é normalmente distribuída para **qualquer** tamanho de amostragem  $n$ .



# Teorema Central do Limite



Exemplo 1) As contas de energia dos moradores de uma cidade apresentam média de \$81 e um desvio padrão de \$16. Amostragens aleatórias de 49 contas são selecionadas dessa população, e a média de cada amostragem é determinada. Encontre a média e o erro padrão da média da distribuição amostral. Então, esboce um gráfico da distribuição das médias amostrais.

A média da distribuição de amostras é igual à média da população.

$$\mu_{\bar{x}} = \mu = 81$$

O erro padrão da média é igual ao desvio padrão populacional dividido pela raiz quadrada de  $n$ .

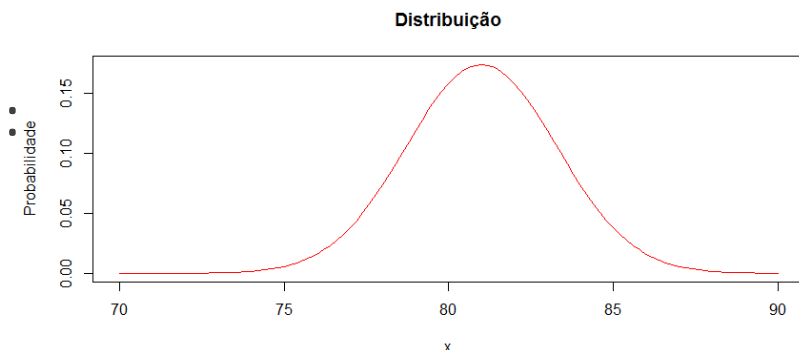
$$\sigma_{\bar{x}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} = \frac{16}{\sqrt{49}} = \frac{16}{7} = 2,29$$

Já que o tamanho da amostra é maior que 30, a distribuição das amostras pode ser aproximada por uma distribuição normal com:

$$\mu_{\bar{x}} = 81$$

$$\sigma_{\bar{x}} = 2,29$$

```
curve (dnorm (x, 81, 2.29), 70, 90,  
      main = "Distribuição",  
      ylab = "Probabilidade", col = 2)
```



# Exemplo

- A média da distribuição de amostras é igual à média da população

$$\mu_{\bar{x}} = \mu = 81$$

- O erro padrão da média é igual ao desvio padrão populacional, dividido pela raiz quadrada de  $n$ .

$$\sigma_{\bar{x}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} = \frac{16}{\sqrt{49}} = \frac{16}{7} = 2,29$$

- Já que o tamanho da amostra é maior que 30, a distribuição das amostras pode ser aproximada por uma distribuição normal com:

$$\mu_{\bar{x}} = 81$$

$$\sigma_{\bar{x}} = 2,29$$

```
curve(dnorm(x, 81, 2.29),  
      70, 90,  
      main = "Distribuição",  
      ylab = "Probabilidade",  
      col = 2)
```

