



6. NOÇÕES DE INFERÊNCIA ESTATÍSTICA

2010

Problemas de inferência

Inferir significa fazer afirmações sobre algo **desconhecido**.

A inferência estatística tem como objetivo fazer afirmações sobre uma característica de uma **população** a partir do conhecimento de dados de uma parte desta população (isto é, **uma amostra** de n observações).

A população é representada por uma distribuição de probabilidade com **parâmetro(s)** cujo(s) valor(es) é (são) **desconhecido(s)**.

Fazemos inferências sobre o(s) parâmetro(s).

Se θ é um parâmetro da distribuição de uma v. a. X e X_1, \dots, X_n é uma **amostra** desta distribuição, encontramos três problemas típicos:

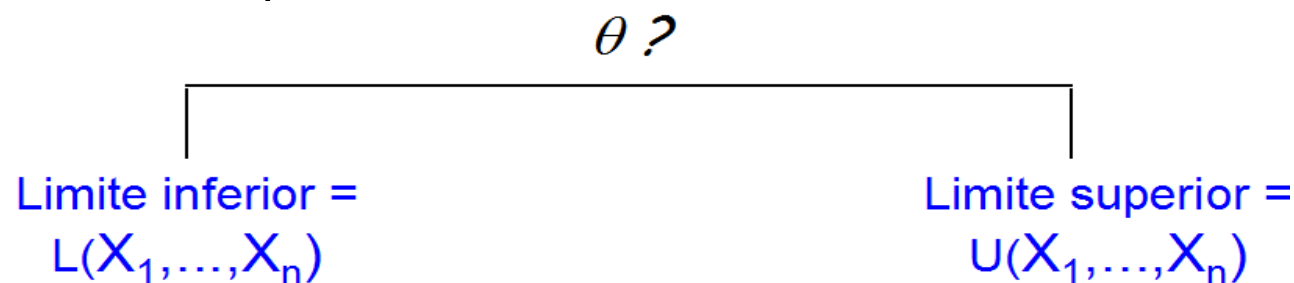
1. Estimação pontual

Apresentar **um valor** para θ , que é uma função da amostra X_1, \dots, X_n (“cálculo” de θ), chamada de **estimador** de θ .

Espera-se que o estimador tenha boas propriedades: (i) **em média** esteja próximo de θ , (ii) o estimador **se aproxima de θ** quando **n aumenta**, ...

2. Estimação intervalar

Apresentar um intervalo de possíveis valores para θ , chamado de intervalo de confiança. Os limites do intervalo são funções da amostra X_1, \dots, X_n (são aleatórios).



A probabilidade de que o intervalo contenha θ deve ser alta.

A amplitude do intervalo deve ser tão pequena quanto possível (intervalo mais preciso).

3. Teste de hipóteses

Uma **hipótese estatística (H)** é uma afirmação sobre o valor de θ . Pode ser **verdadeira** ou **falsa**.

Se θ é a probabilidade de sucesso no modelo binomial, $H: \theta = \frac{1}{2}$, $H: \theta \neq \frac{1}{2}$ e $H: \theta > \frac{3}{4}$ são exemplos de hipóteses.

Com base na amostra X_1, \dots, X_n , formulamos uma **regra de decisão** que permita concluir pela **rejeição** ou **não rejeição** (aceitação) de H. A decisão pode ser **correta** ou **errada**.

Estimação pontual – método de substituição

(a). Distribuição binomial. $X \sim B(n, p)$. Vimos que $E(X) = np$.

Um estimador para p : $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \text{proporção amostral de sucessos}$.

(b). Distribuição de Poisson. $X \sim \text{Po}(\mu)$. Vimos que $E(X) = \mu$.

Um estimador para μ : \bar{X} .

(c). Distribuição exponencial. $X \sim \text{Ex}(\lambda)$. Vimos que $E(X) = 1 / \lambda$.

Um estimador para λ : $= \frac{1}{\bar{X}}$.

(d). Distribuição normal. $X \sim N(\mu, \sigma^2)$. Vimos que $E(X) = \mu$ e $\text{Var}(X) = \sigma^2$.

Um estimador para μ : \bar{X} . Um estimador para σ^2 : $s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$.

Obs. Existem outros métodos de estimação.

Teste de hipóteses

Exemplo. Uma indústria adquire de um certo fabricante pinos cuja resistência média à ruptura é especificada em 60 unid. (**valor nominal** da especificação). Em um determinado dia a indústria recebeu um grande lote de pinos e a equipe técnica da indústria deseja verificar se o lote atende às especificações.

H_0 : O lote atende às especificações (Hipótese **nula**).

H_1 : O lote não atende às especificações (Hipótese **alternativa**).

A v. a. X (resistência à ruptura) é tal que $X \sim N(\mu, 25)$. O problema pode ser resolvido testando as hipóteses

$H_0: \mu = 60$ (hipótese **simples**: um único valor)
e $H_1: \mu \neq 60$ (hipótese **composta**: mais de um valor)

Teste de hipóteses

Uma **hipótese estatística** é uma afirmação sobre o(s) parâmetro(s) da distribuição de probabilidade de uma característica (v. a. X) da população.

Um **teste** de uma hipótese estatística é um procedimento ou **regra de decisão** que nos possibilita decidir por H_0 ou H_1 com base na amostra X_1, \dots, X_n .

Exemplo. A equipe técnica da indústria decidiu retirar uma amostra aleatória de tamanho $n = 16$ do lote recebido. A resistência de cada pino foi medida e foi calculada a resistência média \bar{X} (**estimador** de μ), que será utilizada para realizar o teste (**estatística de teste**). Podemos afirmar que

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{25}{16}\right).$$

Obs. Se X_1, X_2, \dots, X_n é uma amostra de uma distribuição $N(\mu, \sigma^2)$, então a **média amostral** tem distribuição $N(\mu, \sigma^2/n)$.

Para quais valores de \bar{X} a equipe técnica deve rejeitar H_0 e portanto rejeitar o lote?

Região crítica (R_c) ou **região de rejeição** é o conjunto de valores assumidos pela estatística de teste para os quais a hipótese nula **é rejeitada**. Seu complementar é a **região de aceitação** (R_a).

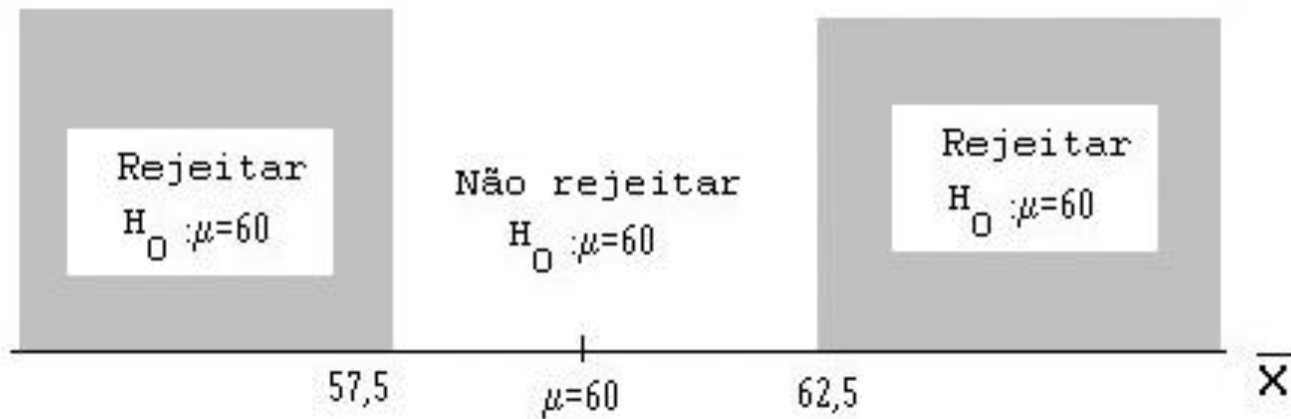
Exemplo. Se o lote está fora de especificação, isto é, se $H_1: \mu \neq 60$ for verdadeira, espera-se que a média amostral seja inferior ou superior a 60 unid.

A equipe técnica decidiu adotar a seguinte regra:

rejeitar H_0 se \bar{X} for maior do que 62,5 unid. ou menor do que 57,5 unid. As duas regiões são

$$R_c = \{\bar{X} > 62,5 \text{ ou } \bar{X} < 57,5\} : \text{região de rejeição de } H_0 \text{ e}$$

$$R_a = \{57,5 \leq \bar{X} \leq 62,5\} : \text{região de aceitação de } H_0.$$



Procedimento (teste):

Se $\bar{x} \in R_c$, rejeita - se H_0 ;

Se $\bar{x} \notin R_c$, não se rejeita (aceita - se) H_0 .

Tipos de erros

Erro tipo I: **rejeitar** H_0 quando H_0 é **verdadeira**.

Erro tipo II: **não rejeitar** (**aceitar**) H_0 quando H_0 é **falsa**.

Exemplo. As hipóteses são

H_0 : O lote atende às especificações;

H_1 : O lote não atende às especificações.

Erro tipo I: **rejeitar** o lote sendo que ele está **de acordo** com as especificações.

Erro tipo II: **não rejeitar** (**aceitar**) o lote sendo que ele **não está de acordo** com as especificações.

Quadro resumo:

Decisão	Situação real e desconhecida	
	H_0 verdadeira	H_0 falsa
Não rejeitar H_0	Decisão correta	Erro tipo II
Rejeitar H_0	Erro tipo I	Decisão correta

Nível de significância e poder

$P(\text{Erro tipo I}) = \alpha$ (nível de significância).

$$\alpha = P(\text{Rejeitar } H_0; H_0 \text{ verdadeira}).$$

$$\begin{aligned} P(\text{Erro tipo II}) &= \beta = P(\text{Não rejeitar } H_0; H_0 \text{ falsa}) \\ &= P(\text{Não rejeitar } H_0; H_1 \text{ verdadeira}). \end{aligned}$$

$$1 - \beta = P(\text{Rejeitar } H_0; H_0 \text{ é falsa}) : \text{poder do teste.}$$

Obs. Quanto maior o poder, melhor o teste.

Exemplo. As hipóteses são $H_0: \mu = 60$ e $H_1: \mu \neq 60$. Logo,

$$\alpha = P(\bar{X} > 62,5 \text{ ou } \bar{X} < 57,5; H_0: \mu = 60).$$

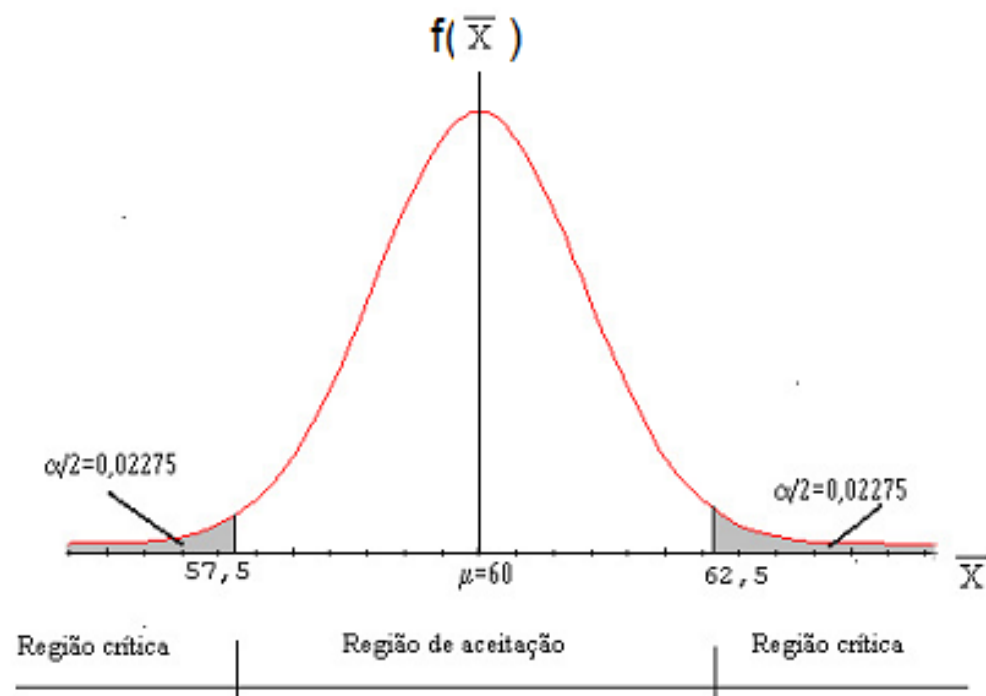
Se H_0 for verdadeira, então $\bar{X} \sim N(60, 25/16)$.

Calculamos o nível de significância:

Cálculo de α

Solução:

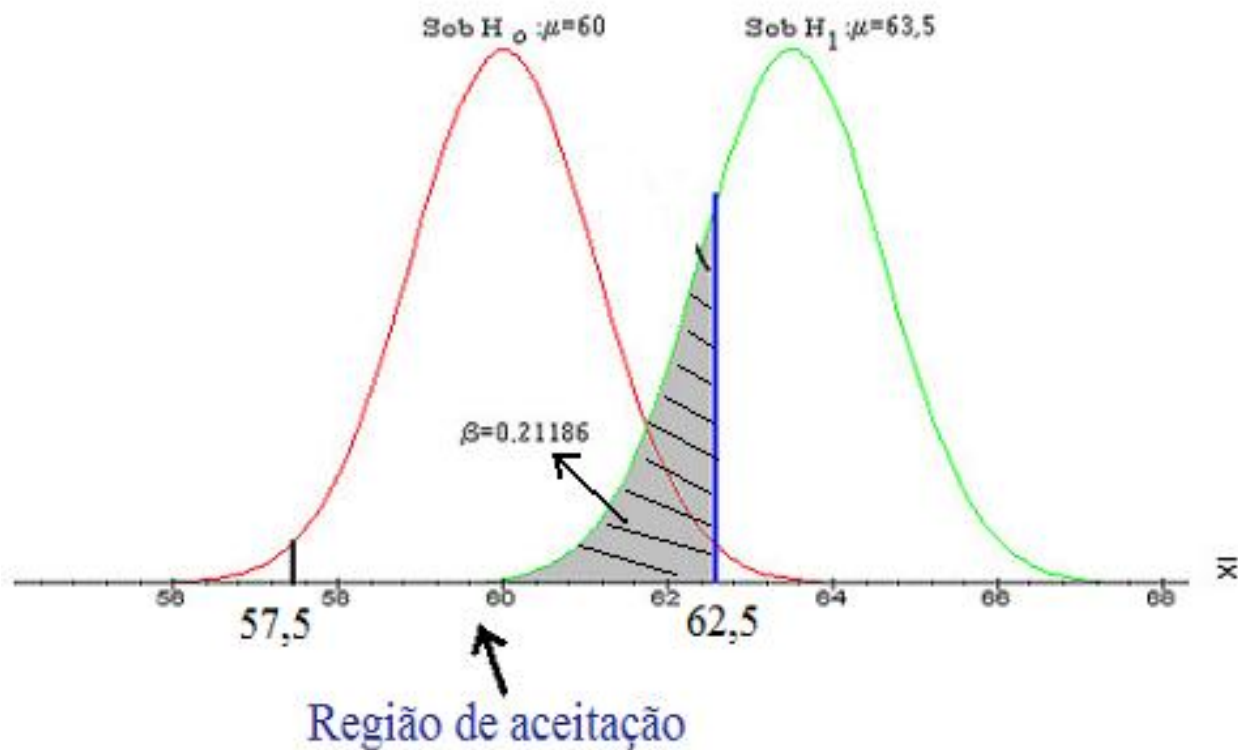
Então



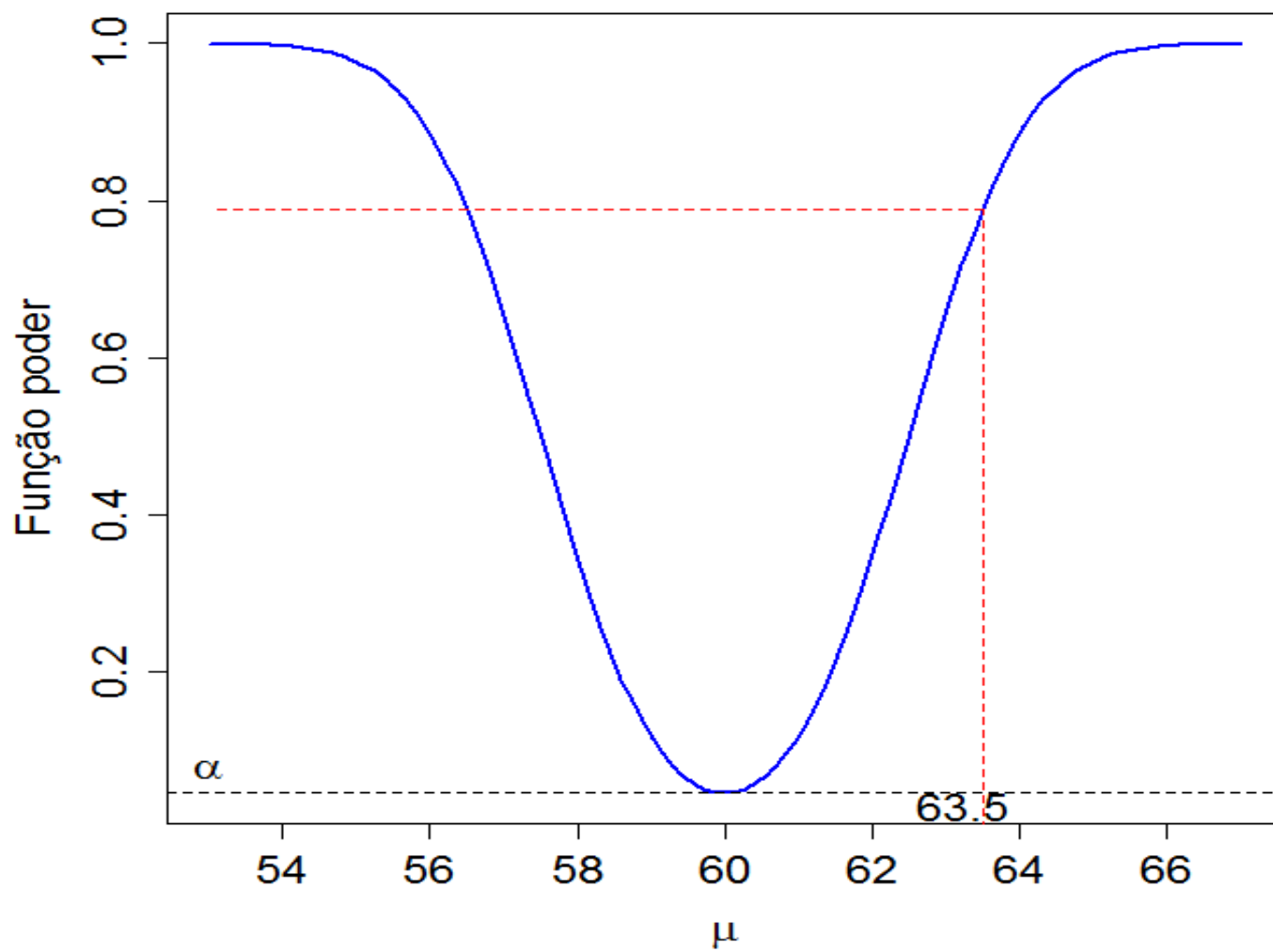
Cálculo de β

Solução:

Então,



Função poder



Hipóteses bilateral e unilaterais

Se as hipóteses nula e alternativa são

$$H_0 : \mu = \mu_0;$$

$$H_1 : \mu \neq \mu_0,$$

em que μ_0 é uma constante conhecida (**valor de teste**), o teste é chamado de **bilateral**.

Podemos ter também as hipóteses

$$H_0 : \mu = \mu_0;$$

$$H_1 : \mu < \mu_0, \quad \text{unilateral à esquerda}$$

ou $H_0 : \mu = \mu_0;$

$$H_1 : \mu > \mu_0. \quad \text{unilateral à direita}$$

Sugestão. Expressar H_0 em forma de igualdade.

Exemplo

Um fabricante de um certo componente afirma que o tempo médio de vida dos componentes produzidos é de 1000 horas. Engenheiros de produto têm interesse em verificar se uma modificação do processo de fabricação aumenta a duração dos componentes.

Hipóteses:

$$H_0 : \mu = 1000 \text{ horas};$$

$$H_1 : \mu > 1000 \text{ horas},$$

sendo μ o tempo médio de duração dos componentes.

Procedimento básico de testes de hipóteses

O procedimento de teste de hipóteses relativo ao parâmetro θ de uma população é decomposto em **quatro** passos:

(i) Formulação das **hipóteses**:

$$H_0 : \theta = \theta_0;$$

$$H_1 : \theta < \theta_0 \text{ ou } \theta > \theta_0 \text{ ou } \theta \neq \theta_0.$$

(ii) Identificação da **estatística de teste** e caracterização da sua **distribuição** (por exemplo, método de substituição, lâmina 6).

(iii) **Escolha do nível de significância** do teste ($\alpha = 5\%$, 1% e $0,5\%$ são comuns) e obtenção da **região crítica**.

(iv) Cálculo da estatística de teste e **tomada de decisão** (H_0 deve ser rejeitada ou não?).

Teste de hipóteses para uma média populacional

Considere uma amostra aleatória de tamanho n de uma população normal com média μ (desconhecida) e variância σ^2 (conhecida). Iniciamos pelo teste unilateral à esquerda:

(i)

$$H_0 : \mu = \mu_0;$$

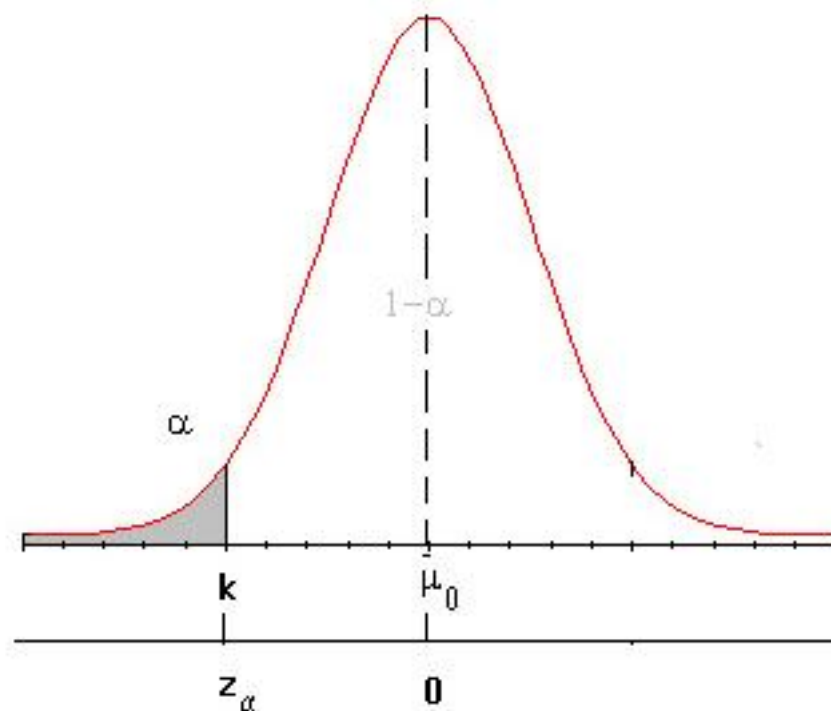
$$H_1 : \mu < \mu_0.$$

(ii) A estatística de teste é a média amostral \bar{X} (estimador pontual de μ). Se a distribuição da população é normal ou se amostra é grande ($n \geq 30$, mesmo que a distribuição da população não seja normal) a distribuição de \bar{X} é $N(\mu, \sigma^2 / n)$, aproximadamente. Se H_0 for verdadeira, então

$$Z = \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu_0)}{\sigma} \sim N(0,1).$$

Teste de hipóteses para uma média populacional

(iii) Rejeitamos H_0 em favor de H_1 se a média amostral \bar{X} é “pequena” em relação μ_0 . A região crítica é obtida selecionando um k tal que $R_c = \{ \bar{X} < k \}$, sendo que $P(\bar{X} < k; H_0: \mu = \mu_0) = \alpha$. Ou seja, sob H_0



Obs. $z_\alpha < 0$.

(iv) Conclusão: se $\bar{x} \in R_c = \left\{ \bar{X} < \mu_0 + z_\alpha \times \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right\}$, rejeita-se H_0 ; caso contrário não se rejeita H_0 .

Exemplo

Um comprador de tijolos suspeita de uma **diminuição** na resistência. De experiências anteriores, sabe-se que a resistência **média** ao desmoronamento de tais tijolos é igual a **200 kg**, com um **desvio padrão** de **10 kg**. Uma amostra de **100 tijolos**, escolhidos ao acaso, forneceu uma **média de 195 kg**. A um nível de significância de 5%, pode-se afirmar que a resistência média ao desmoronamento diminuiu?

(i) As hipóteses de interesse são

$$H_0 : \mu = 200 \text{ kg};$$

$$H_1 : \mu < 200 \text{ kg}.$$

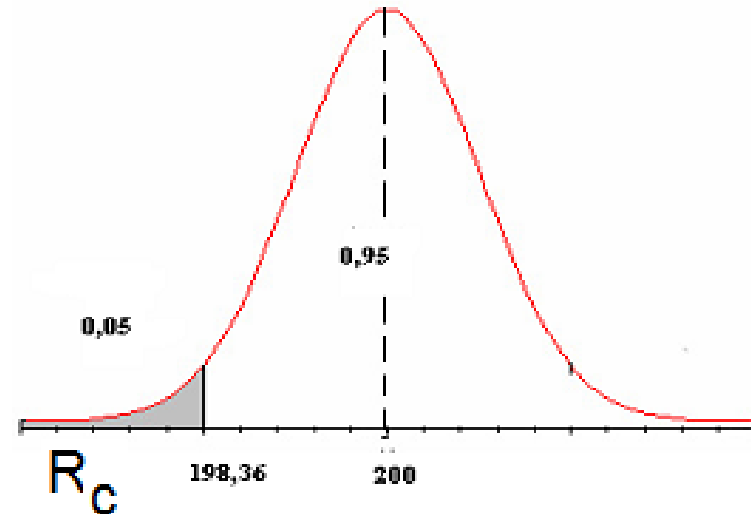
(ii) A estatística de teste é a média amostral \bar{X} . Já que $n = 100 \geq 30$, tem-se que sob H_0 , $\bar{X} \sim N\left(200, \frac{100}{100}\right)$, aproximadamente.

(iii) A região crítica pode ser obtida selecionando k de maneira que $R_c = \{ \bar{X} < k \}$, sendo que $P(\bar{X} < k; H_0 : \mu = \mu_0) = \alpha = 0,05$. Ou seja, sob H_0 ,

Exemplo

$$P\left(\frac{\bar{X} - 200}{10/\sqrt{100}} \leq \frac{k - 200}{10/\sqrt{100}}\right) = P\left(Z < \frac{k - 200}{1}\right) = \alpha = 0,05 \Rightarrow k - 200 = -1,64 \Rightarrow k = 198,36$$

$$\Rightarrow R_c = \{\bar{X} < 198,36\}.$$



(iv) Do enunciado a média amostral vale 195. Logo, $\bar{x} = 195 \in R_c = \{\bar{X} < 198,36\}$. Rejeita-se H_0 a um nível de 5% de significância.

Conclusão. De acordo com os dados coletados e adotando um nível de significância de 5%, concluímos que resistência média ao desmoronamento diminuiu.

Método alternativo

Um método alternativo **prático**: trabalhar diretamente na **escala Z**.

(i) $H_0 : \mu = \mu_0$ contra $H_1 : \mu < \mu_0$.

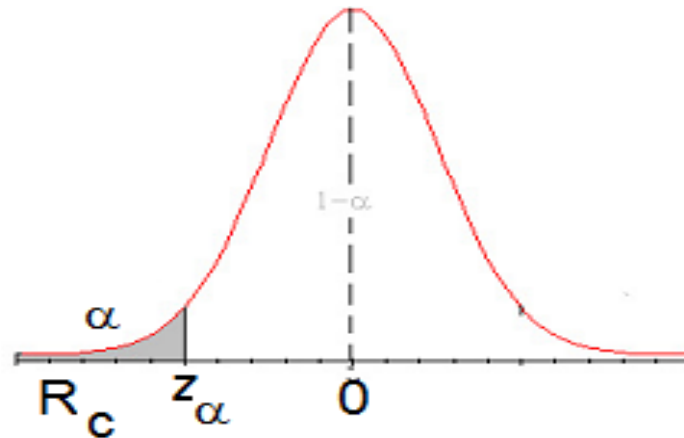
(ii) Estatística de teste:

$$Z = \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu_0)}{\sigma} \underset{\text{sob } H_0}{\sim} N(0,1), \text{ pelo menos aproximadamente.}$$

(iii) Região crítica para um nível de significância α escolhido:

$$R_c = \{Z < z_\alpha\}.$$

(iv) Se $z \in R_c = \{Z < z_\alpha\}$, rejeita-se H_0 ; caso contrário, não se rejeita H_0 .



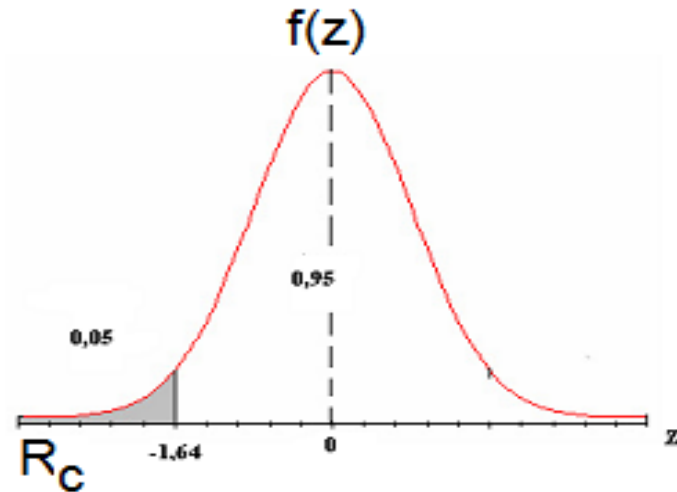
Exemplo

(i) $H_0 : \mu = 200$ contra $H_1 : \mu < 200$.

(ii) Estatística de teste:
$$Z = \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - 200)}{\sigma} \underset{\text{sob } H_0}{\sim} N(0,1).$$

(iii) Região crítica para um nível de significância $\alpha = 0,05$:

$$R_c = \{z < -1,64\}.$$



(iv) Calculamos $z = \frac{\sqrt{100}(195 - 200)}{10} = -5 \in R_c$. Rejeita-se H_0 a um nível de significância de 5%.

Procedimento geral

Hipóteses:

(i)

$$H_0 : \mu = \mu_0 \quad H_0 : \mu = \mu_0 \quad H_0 : \mu = \mu_0$$

$$\underbrace{H_1 : \mu < \mu_0} \quad \underbrace{H_1 : \mu > \mu_0} \quad \underbrace{H_1 : \mu \neq \mu_0}$$

À esquerda

À direita

Bilateral

(ii) Estatística de teste:

(a) Variância da população é conhecida:

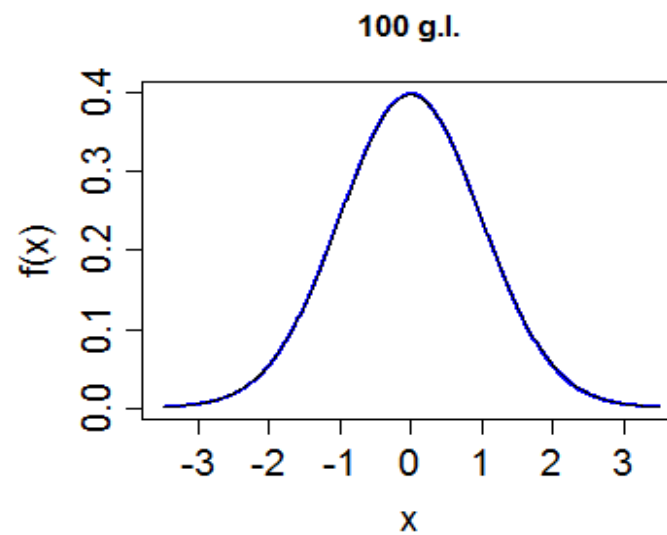
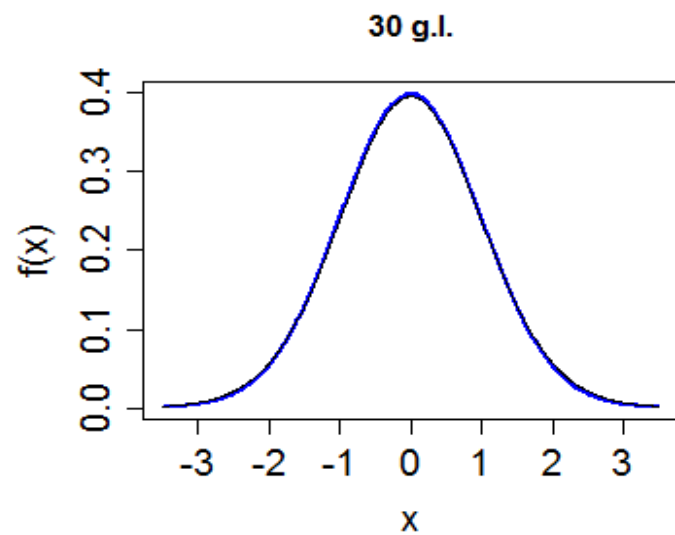
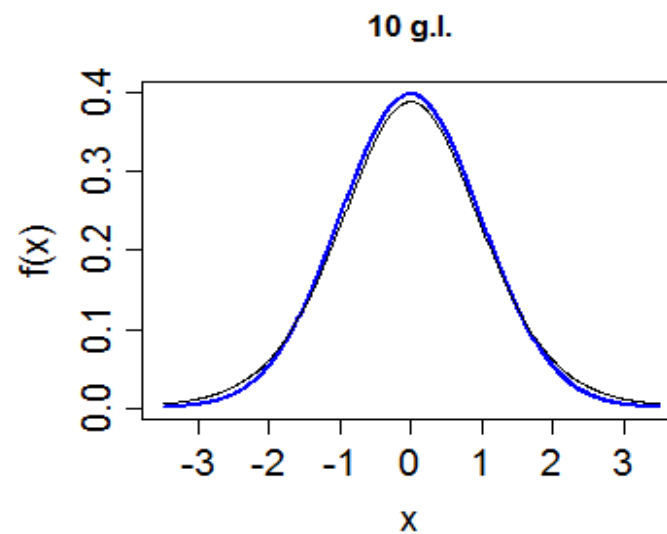
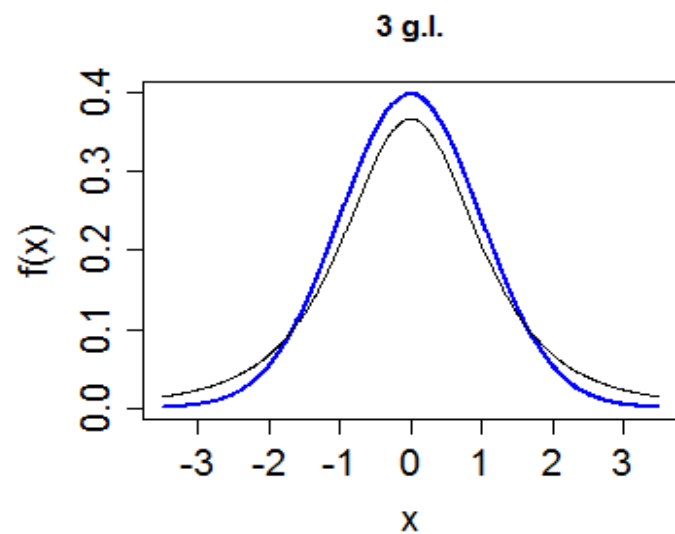
$$Z = \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu_0)}{\sigma} \underset{sob H_0}{\sim} N(0,1).$$

(b) Variância da população é desconhecida (s é o desvio padrão amostral):

$$T = \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu_0)}{s} \underset{sob H_0}{\sim} t(n-1).$$

Distribuição t de Student com $n - 1$ graus de liberdade (g.l.).

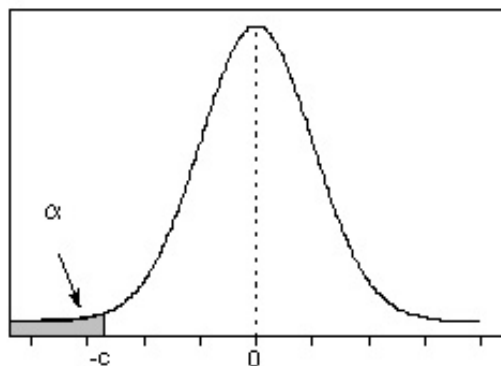
Distribuições normal e t de Student



Procedimento geral

(iii) Região crítica para um nível de significância α escolhido:

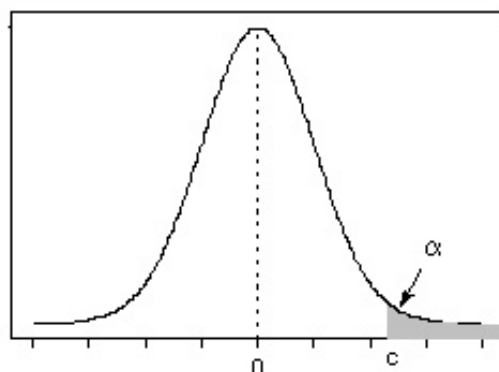
$$H_1: \mu < \mu_0$$



$$R_c^{(Z)} = \{Z < -c\}$$

$$R_c^{(T)} = \{T < -c\}$$

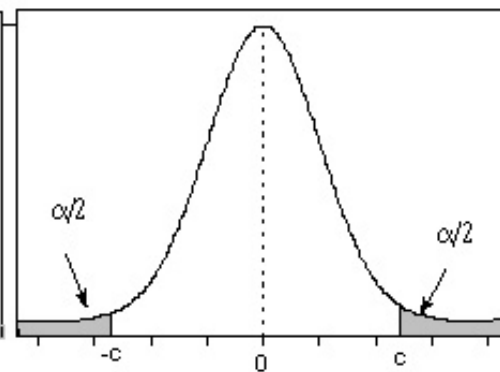
$$H_1: \mu > \mu_0$$



$$R_c^{(Z)} = \{Z > c\}$$

$$R_c^{(T)} = \{T > c\}$$

$$H_1: \mu \neq \mu_0$$



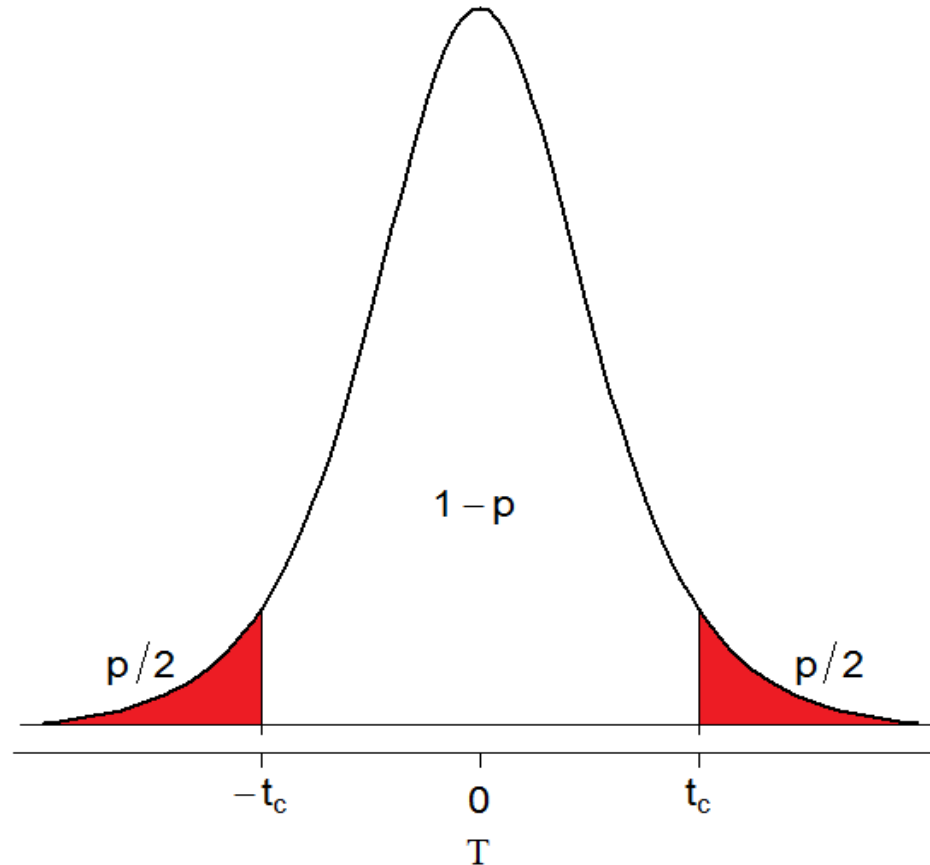
$$R_c^{(Z)} = \{|Z| > c\}$$

$$R_c^{(T)} = \{|T| > c\}$$

(iv) Se $Z \in R_C$ ou $T \in R_C$, rejeita-se H_0 ; caso contrário, não se rejeita H_0 .

Obs. Nas regiões críticas com Z e T o valor de c **não é** o mesmo.

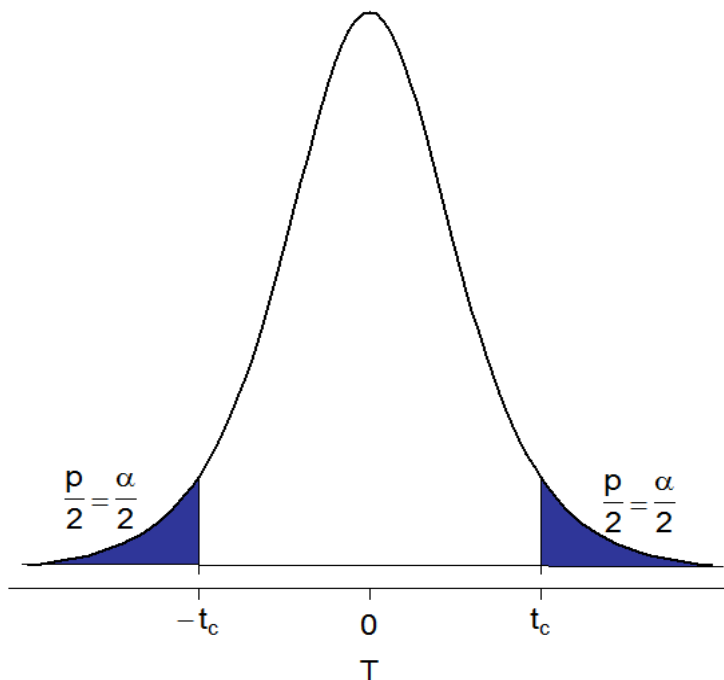
Tabela da distribuição t de Student



A tabela t de Student contém os valores de t_c ($t_c > 0$) tais que $P(-t_c \leq T \leq t_c) = 1 - p$ correspondentes a alguns valores de p e para alguns graus de liberdade.

Tabela da distribuição t de Student

Exemplo. Se $n = 12$, são 11 graus de liberdade. Se tivermos $H_1: \mu \neq \mu_0$, escolhendo $\alpha = 5\%$, temos $p/2 = \alpha/2$, ou seja, $p = 5\%$.



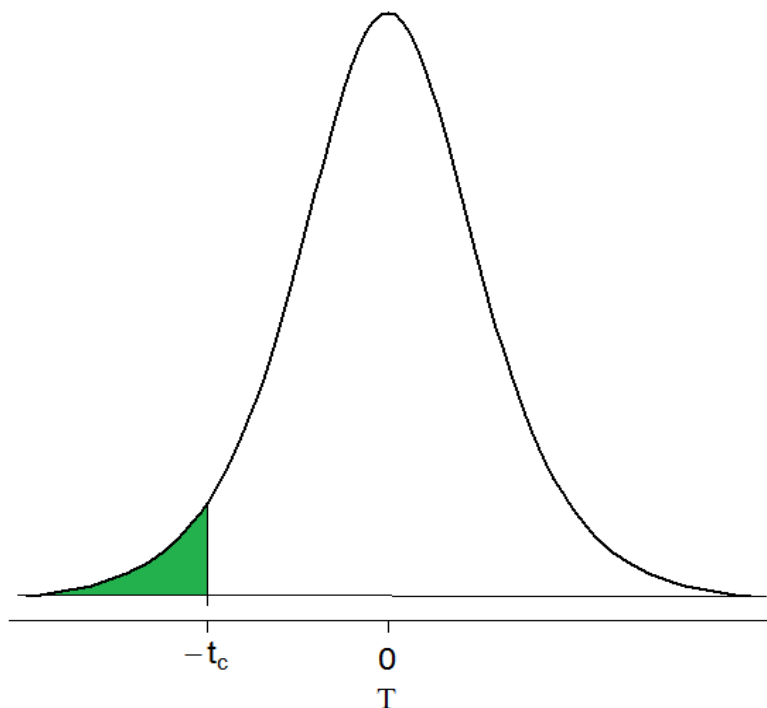
Consultando a tabela t de Student encontramos $t_c = 2,201$ e $R_c = \{|T| > 2,201\}$.

Graus de liberdade							
		p = 90%	80%	...	5%	...	0,10%
1							
2							
...							
11						2,201	
...							
120							
Infinito						1,960	
		p = 90%	80%	...	5%	...	0,10%

Obs.. À medida que aumentam os graus de liberdade, a distribuição t se aproxima da normal (neste exemplo, $t_c \rightarrow 1,960 = z_c$).

Tabela da distribuição t de Student

Exemplo. Se $n = 28$, são 27 graus de liberdade. Se tivermos $H_1: \mu < \mu_0$, escolhendo $\alpha = 2\%$, temos



Consultando a tábua III encontramos $t_c = 2,473$ e $R_c = \{T < -2,473\}$.

Graus de liberdade							
		p = 90%	80%	...	2%	...	0,10%
1							
2							
...							
27						2,473	
...							
120							
Infinito						2,326	
		p = 90%	80%	...	2%	...	0,10%

Obs. Neste exemplo, se tivéssemos $H_1: \mu > \mu_0$, a região crítica seria $R_c = \{T > 2,473\}$.

Exemplo

Dados históricos coletados em uma linha de produção de um certo item indicam 115 kg como massa média. A fim de testar a hipótese de que a média de itens recentemente produzidos se manteve, retirou-se, ao acaso, uma amostra de 20 itens, obtendo-se média igual a 118 kg e desvio padrão 20 kg. Utilize $\alpha = 0,05$.

(i) As hipóteses de interesse são

$$H_0 : \mu = 115 \text{ kg};$$

$$H_1 : \mu \neq 115 \text{ kg}.$$

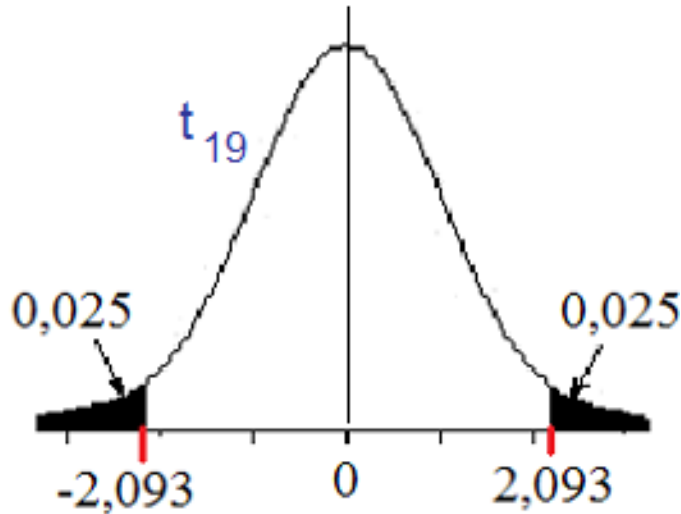
Aproximamos a distribuição da média das 20 notas por uma distribuição normal com média μ e variância σ^2 / n .

(ii) Estatística de teste:

$$T = \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - 115)}{S} \underset{\text{sob } H_0}{\sim} t(n-1).$$

Exemplo

(iii) Região crítica para um nível de significância $\alpha = 0,05$ e com $n - 1 = 19$ g.l.:



$$R_c = \{ |T| > 2,093 \}.$$

(iv) Calculamos $T = \frac{\sqrt{20}(118 - 115)}{20} = 0,67 \notin R_c$. Não se rejeita H_0 a um nível de significância de 5%. A diferença não é significativa.

Conclusão. De acordo com os dados coletados, a um nível de significância de 5% concluímos que a massa média dos itens produzidos se manteve.

Teste de hipóteses para uma proporção populacional

O procedimento para testes de hipóteses sobre a proporção populacional (p) **semelhante** ao utilizado para testes sobre uma média populacional.

Problema. Testar a hipótese que a proporção de sucessos de um ensaio de Bernoulli é igual a um valor especificado p_0 . Isto é, testar um dos seguintes pares de hipóteses:

(i)

$$H_0 : p = p_0 \quad H_0 : p = p_0 \quad H_0 : p = p_0$$

$$\underbrace{H_1 : p < p_0} \quad \underbrace{H_1 : p > p_0} \quad \underbrace{H_1 : p \neq p_0}$$

À esquerda À direita Bilateral

Teste de hipóteses para uma proporção populacional

(ii) Estatística de teste:

$$Z = \frac{\sqrt{n}(\bar{p} - p_0)}{\sqrt{p_0(1 - p_0)}} \underset{\text{sob } H_0}{\sim} N(0,1), \text{ aproximadamente,}$$

sendo que

$$\bar{p} = \frac{\text{Número de sucessos}}{n} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} : \text{estimador pontual de } p.$$

é a **proporção amostral de sucessos** e $X_i = 1$, se o resultado for sucesso; $X_i = 0$, se o resultado for insucesso.

Exemplo

Um estudo é realizado para determinar a presença de pequenas anomalias em chapas metálicas de uma certa dimensão. Segundo o fabricante, a **proporção** de chapas com anomalias é **inferior a 25%**. Foram inspecionadas **50** chapas escolhidas ao acaso e sete delas apresentaram algum tipo de anomalia. Estes dados justificam a afirmação do fabricante? Adote um nível de significância igual a 0,05.

(i) Hipóteses:

$$H_0 : p = 0,25;$$

$$H_1 : p < 0,25.$$

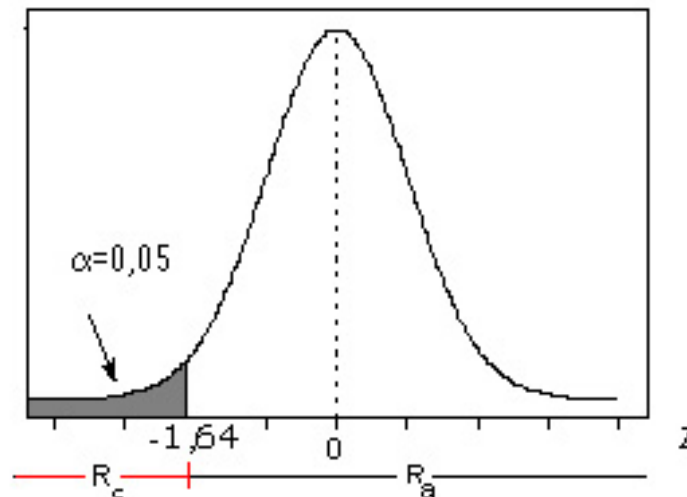
(ii) Estatística de teste:

$$Z = \frac{\sqrt{50}(\bar{p} - 0,25)}{\sqrt{0,25(1 - 0,25)}} \underset{sob H_0}{\sim} N(0,1), \text{ aproximadamente.}$$

Exemplo

(iii) Região crítica para um nível de significância $\alpha = 0,05$:

$$R_c = \{z < -1,64\}.$$



(iv) Temos $n = 50$. Calculamos $\bar{p} = \frac{7}{50} = 0,14$ e $z = \frac{\sqrt{50}(0,14 - 0,25)}{\sqrt{0,25 \times (1 - 0,25)}} = -1,796 \in R_c$.

Rejeita-se H_0 ao nível de 5% de significância.

Conclusão. Adotando um nível de significância de 5% concluímos a partir dos dados que a proporção de chapas produzidas com anomalias é inferior a 25%.