



INFERÊNCIA ESTATÍSTICA: ESTIMAÇÃO PONTUAL E INTERVALOS DE CONFIANÇA

2011

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).

Problemas de inferência

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

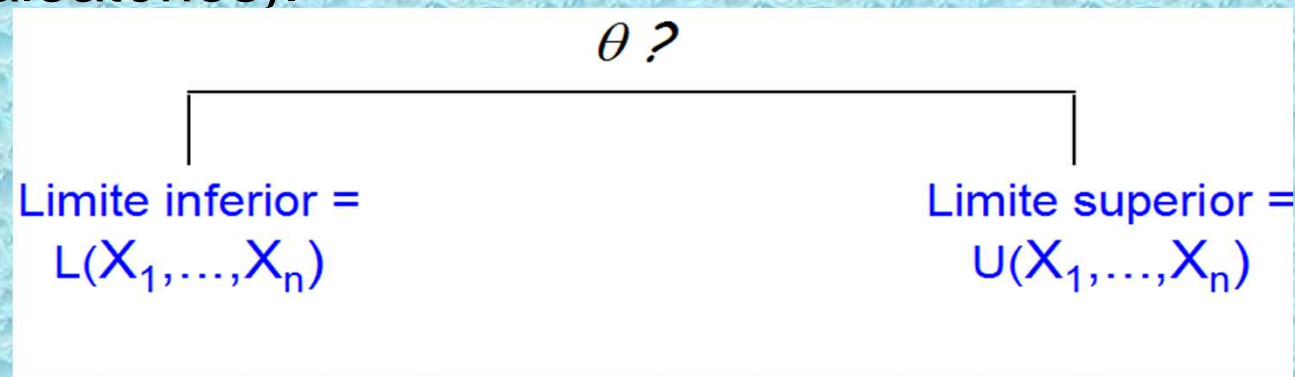
Apresentar **um valor** para θ , que é uma função da amostra X_1, \dots, X_n (“cálculo” de θ), chamada de **estimador** de θ .

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**, ...b

Problemas de inferência

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**.vv

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

Problemas de inferência

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 : $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i =$ 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.

Estimação por intervalos

X_1, \dots, X_n é uma amostra aleatória de uma variável cuja distribuição depende do parâmetro θ .

Se $L(X_1, \dots, X_n)$ e $U(X_1, \dots, X_n)$ são duas funções tais que $L < U$ e $P(L \leq \theta \leq U) = 1 - \alpha$,

o intervalo $[L, U]$ é chamado de **intervalo de confiança (IC)** de $100(1-\alpha)\%$ para θ .

$100(1-\alpha)\%$ é o **coeficiente de confiança** do intervalo. Deve ser “alto”.

O coeficiente de confiança é escolhido (**90%**, **95%** e **99%** são comuns). Em seguida **calculamos** L e U .

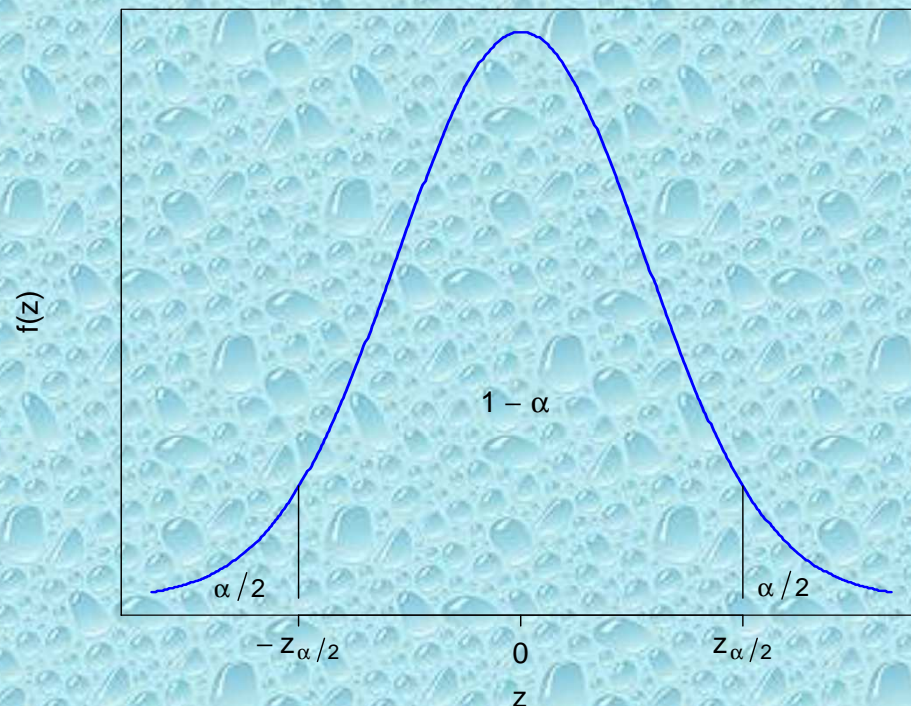
IC para uma média populacional

X_1, \dots, X_n é uma amostra aleatória de tamanho n de uma **população normal** com média μ (desconhecida) e variância σ^2 (**conhecida**). Vimos que a média amostral \bar{X} , tem distribuição **normal** com **média μ** e **variância σ^2/n** . Isto é,

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

Se a distribuição de X **não é** normal, o resultado acima é válido **aproximadamente**.

Logo, **fixando** um coeficiente de confiança **$(1-\alpha)$** , pode-se determinar $z_{\alpha/2}$ (consultando a tabela normal):



IC para uma média populacional

Sendo assim, $P(-z_{\alpha/2} \leq Z \leq z_{\alpha/2}) = 1 - \alpha$,

que equivale a $P(-z_{\alpha/2} \leq \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu)}{\sigma} \leq z_{\alpha/2}) = 1 - \alpha$

$$\Leftrightarrow P\left(-z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \leq \bar{X} - \mu \leq z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right) = 1 - \alpha$$

$$\Leftrightarrow P\left(\bar{X} - z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{X} + z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right) = 1 - \alpha.$$

Logo, um IC de 100 (1- α)% para a média μ é dado por

$$[L; U] = \left[\bar{X} - z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}; \bar{X} + z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right] = [\bar{X} - E; \bar{X} + E],$$

sendo que $E = z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ é o erro máximo

e a amplitude do IC é $U - L = 2E$.

Exemplo

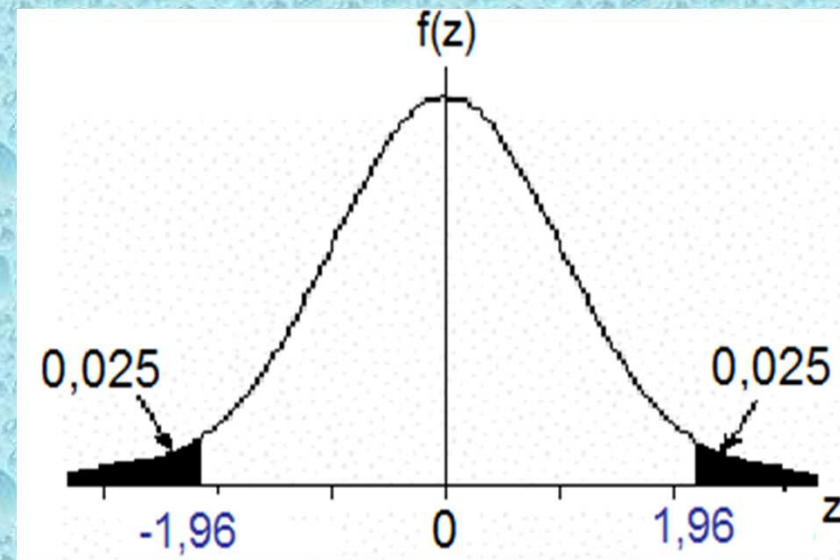
Em uma fábrica de cerveja a quantidade de cerveja em latas seguia uma distribuição normal com média 350 ml e desvio padrão 3 ml. Após alguns problemas na linha de produção, suspeita-se que houve alteração na média. Uma amostra de 20 latas forneceu uma média de 346 ml. Obtenha um intervalo de 95% para a quantidade média de cerveja envasada supondo que não tenha ocorrido alteração na variabilidade.

Como $1-\alpha = 0,95$, temos da tabela normal padrão $z_{0,025} = 1,96$.

Obtemos IC = [L; U]

$$= \left[\bar{X} - 1,96 \times \frac{\sigma}{\sqrt{n}}; \bar{X} + 1,96 \times \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right]$$

$$= \left[346 - 1,96 \times \frac{3}{\sqrt{20}}; 346 + 1,96 \times \frac{3}{\sqrt{20}} \right] = [346 - 1,31; 346 + 1,31] = [344,69; 347,31], \text{ em ml.}$$



Determinação do tamanho da amostra para estimação de μ

Erro máximo (E) na estimação de μ :
$$E = z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}.$$

$z_{\alpha/2}$ é obtido da tabela normal após a escolha do coeficiente de confiança $(1 - \alpha)$.

(a) Especificamos o erro máximo. Se o desvio padrão (σ) for conhecido, podemos calcular n:

$$n = \frac{z_{\alpha/2}^2 \times \sigma^2}{E^2}.$$

(b) Especificamos o erro máximo. Se o desvio padrão (σ) não for conhecido, podemos utilizar o desvio padrão obtido de uma amostra piloto com n_0 observações:

$$n \cong \frac{z_{\alpha/2}^2 \times s_0^2}{E^2}, \text{ sendo que } s_0^2 \text{ é a variância amostral da amostra piloto.}$$

(c) Especificamos o erro máximo em função do desvio padrão como $E = k \sigma$:

$$n = \frac{z_{\alpha/2}^2}{k^2}.$$

Exemplo

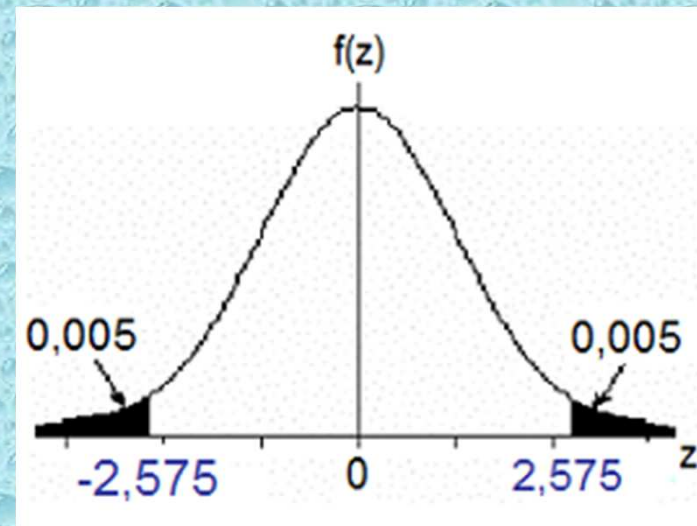
Em uma siderúrgica estuda-se a resistência média de barras de aço utilizadas na construção civil. Qual o tamanho amostral necessário para garantir que um erro máximo de 8 kg seja superado com probabilidade igual a 0,01? O desvio padrão da resistência para este tipo de barra é de 25 kg.

Solução. Do enunciado tem-se $\sigma = 25$ kg, $E = 8$ kg e

$1 - P(\bar{X} - E \leq \mu \leq \bar{X} + E) = 0,01 \Rightarrow P(\bar{X} - E \leq \mu \leq \bar{X} + E) = 1 - 0,01$,
ou seja, $\alpha = 0,01$ (o coeficiente de confiança do IC é $1 - \alpha = 99\%$).

Consultando a tabela normal encontramos $z_{\alpha/2} = 2,575$.

$$\begin{aligned} \text{Portanto, } n &= \frac{z_{\alpha/2}^2 \times \sigma^2}{E^2} \\ &= \frac{2,575^2 \times 25^2}{8^2} = 65. \end{aligned}$$



IC para uma média populacional (σ desconhecido)

Se a variável de interesse (X) tem **distribuição normal**, então

$$T = \frac{\sqrt{n}(\bar{X} - \mu)}{s} \sim t_{n-1}, \quad \text{: distribuição t de Student com } n - 1 \text{ g.l.,}$$

sendo que s é o desvio padrão amostral.

Se a distribuição de X **não é** normal, o resultado acima é válido **aproximadamente**.

Um IC de $100(1-\alpha)\%$ para μ é dado por

$$[L; U] = [\bar{X} - E; \bar{X} + E], \quad \text{em que } E = t_{\alpha/2, n-1} \frac{s}{\sqrt{n}}.$$

IC para uma proporção populacional

Cada observação pode ser classificada como **sucesso** ($X = 1$) ou **insucesso** ($X = 0$) e a **probabilidade de sucesso** é p . Dispomos de uma amostra aleatória X_1, \dots, X_n . Vimos que

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

sendo que $\bar{p} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$: proporção **amostral** de sucessos.

Para um nível confiança fixado em $100(1-\alpha)\%$, obtemos (veja lâmina 4)

$$P\left(\bar{p} - z_{\alpha/2} \times \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} \leq p \leq \bar{p} + z_{\alpha/2} \times \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}\right) \cong 1 - \alpha.$$

IC para uma proporção populacional

(a) Abordagem otimista

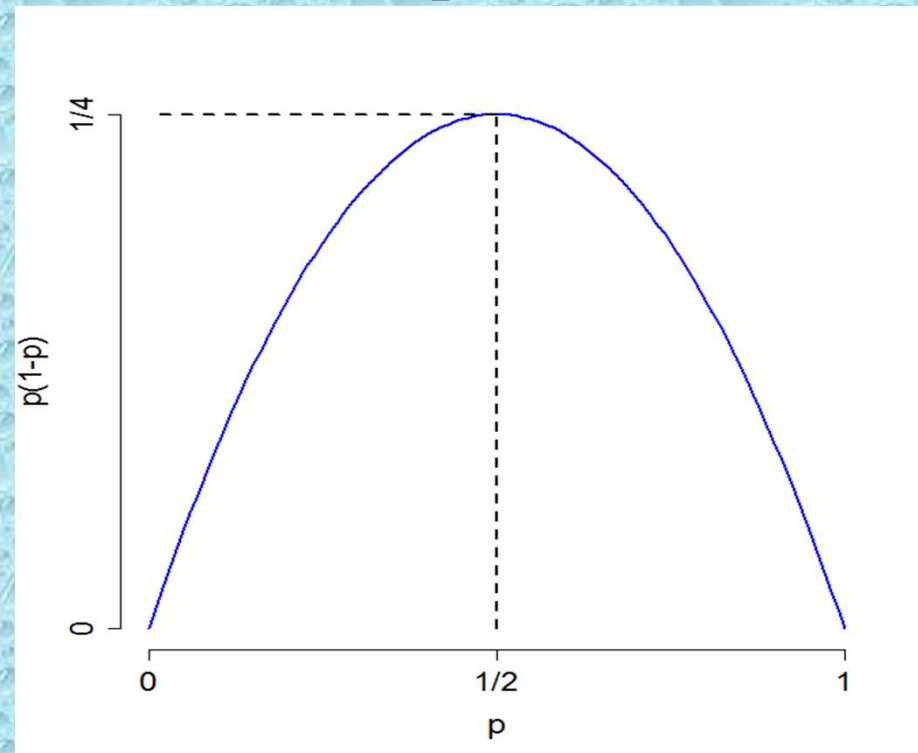
Substituir $p(1-p)$ por $\bar{p}(1-\bar{p})$:

$$IC \cong \left[\bar{p} - z_{\alpha/2} \times \sqrt{\frac{\bar{p}(1-\bar{p})}{n}}; \bar{p} + z_{\alpha/2} \times \sqrt{\frac{\bar{p}(1-\bar{p})}{n}} \right].$$

(b) Abordagem conservativa

Substituir $p(1-p)$ por $1/4$, que corresponde ao valor máximo de $p(1-p)$.

$$IC \cong \left[\bar{p} - z_{\alpha/2} \times \frac{1}{\sqrt{4n}}; \bar{p} + z_{\alpha/2} \times \frac{1}{\sqrt{4n}} \right].$$



Exemplo

Um estudo foi realizado para determinar a **proporção** de componentes de um certo tipo que resistem durante um certo período a condições de uso mais rigorosas do que as especificadas. Em uma **amostra** de **200** componentes selecionados ao acaso, **160** resistiram. Apresente um intervalo de **95%** de confiança para a proporção de componentes que resistem.

Solução. Estimativa pontual de p : $\bar{p} = \frac{160}{200} = 0,8$ (80%).

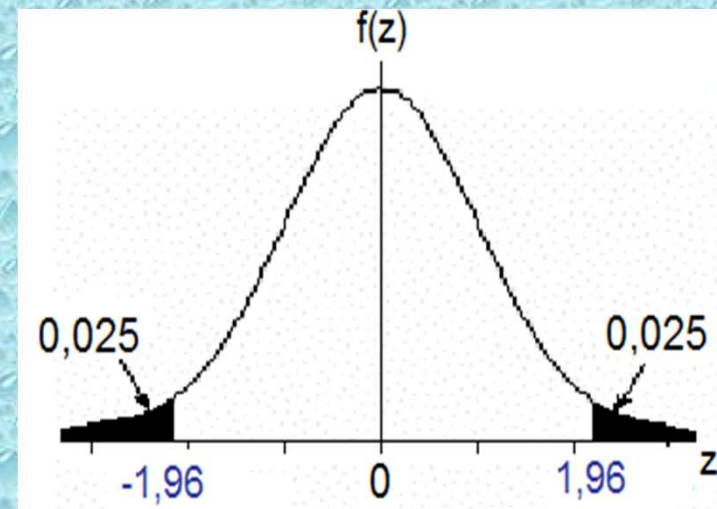
Como $1 - \alpha = 0,95$, obtemos da tabela normal padrão $z_{0,025} = 1,96$.

Abordagem **otimista**:

$$\begin{aligned} \text{IC} &\cong \left[0,8 - 1,96 \times \sqrt{\frac{0,8(1-0,8)}{200}}; 0,8 + 1,96 \times \sqrt{\frac{0,8(1-0,8)}{200}} \right] \\ &= [0,745; 0,855]. \end{aligned}$$

Abordagem **conservativa**:

$$\text{IC} \cong \left[0,8 - 1,96 \times \frac{1}{\sqrt{4 \times 200}}; 0,8 + 1,96 \times \frac{1}{\sqrt{4 \times 200}} \right] = [0,731; 0,869].$$



Determinação do tamanho da amostra para estimação de p

Erro máximo de estimação de p é fixado:

$$E = z_{\alpha/2} \times \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} \Rightarrow n = \frac{z_{\alpha/2}^2 \times p(1-p)}{E^2}.$$

(a) Há informação sobre p: p^* (estudos anteriores, especialistas, amostra piloto, etc):

$$n = \frac{z_{\alpha/2}^2 \times p^*(1-p^*)}{E^2}.$$

(b) Não há informação sobre p:

$p(1-p)$ é substituído pelo valor máximo, igual a $\frac{1}{4}$ (veja lâmina 15):

$$n = \frac{z_{\alpha/2}^2}{4E^2} = \left(\frac{z_{\alpha/2}}{2E} \right)^2.$$

Coeficiente de confiança de 95%: $\alpha = 5\%$, $z_{\alpha/2} = 1,96 \cong 2$ e

$$n \cong 1 / E^2.$$

Exemplo

Uma equipe pretende estimar a **proporção** de avarias ocorridas no transporte de um produto. Estudos **anteriores** indicam que esta proporção **não ultrapassa 20%**. Que tamanho de amostra é necessário para assegurar com uma **confiança** de **99%** que o **erro** de estimação desta proporção seja no **máximo** igual a **0,05**?

Solução. Do enunciado obtemos $p \leq 0,2$, $1 - \alpha = 0,99$ e $E = 0,05$. Da tabela normal padrão, $z_{0,005} = 2,575$.

Proteção em relação à situação mais desfavorável: $p^* = 0,20$.

Finalmente,

$$\begin{aligned} n &= \frac{z_{\alpha/2}^2 \times p^* (1 - p^*)}{E^2} \\ &= \frac{2,575^2 \times 0,2 \times (1 - 0,2)}{0,05^2} \\ &= 424,4 \Rightarrow n = 425. \end{aligned}$$

