

Conover pag 85 a 88

Intervalos de Confiança Aproximados

X_1, X_2, \dots, X_n v.r.a. independentes com média μ e variância σ^2 .

$$\frac{\sum X_i - n\mu}{\sqrt{n\sigma^2}} = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{D} N(0, 1).$$

A função distribuição de $\frac{\sum X_i - n\mu}{\sqrt{n\sigma^2}}$ se aproxima da função distribuição da $N(0, 1)$, para $n \rightarrow \infty$.

$$\therefore P\left(\bar{X} - z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X} + z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right) \approx 1 - \alpha$$

$$P(-z_{1-\alpha/2} \leq Z \leq z_{1-\alpha/2}) = 1 - \alpha = \gamma \quad Z \sim N(0, 1)$$

IC aproximado para μ com coeficiente de confiança $1 - \alpha$, para n grande.

Pág 86

O procedimento Bootstrap

Verifica - se que $E(S^2) = \sigma^2$. Usar o resultado

$$[E(X'AX) = \text{tr}(A\Sigma) + \mu'A\mu]$$

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2.$$

Não é simples obter $\text{Var}(S^2)$.

Uma possibilidade é estimar $\text{Var}(S^2)$ utilizando o método bootstrap.

Sejam $x_1, x_2 \dots x_n$ amostra aleatória da v. a. X com $E(X) = \mu$ e $\text{Var}(X) = \sigma^2$. Seja θ o parâmetro de interesse. O procedimento Bootstrap consiste em

São tomadas várias amostras de tamanho n com repositações da amostra observada.

Calcula - se o estimador $\hat{\theta}$ em cada amostra.

$\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2 \dots \hat{\theta}_{1000} \rightarrow$ computador

$$\hat{\theta}_b = \frac{\hat{\theta}_1 + \hat{\theta}_2 + \dots + \hat{\theta}_{1000}}{1000} \rightarrow \text{estimador de } E(\hat{\theta})$$

$$e = \frac{1}{999} \sum_{i=1}^{1000} (\hat{\theta}_i - \hat{\theta}_b)^2 \rightarrow \text{estimador de } \text{Var}(\hat{\theta}).$$

Com base nesse processo é possível construir IC e realizar T H.

Pág 115

Métodos Robustos

São métodos que mesmo construídos para dados com certa distribuição (por ex. normal) continuam eficientes quando a distribuição dos dados não é normal.

O teste t para uma única média ou para igualdade de médias tem essa propriedade. (A distribuição da estatística de teste sob a hipótese nula sem a normalidade dos dados é aproximadamente a mesma que no caso em que existe normalidade).

$T \sim B(n, p)$ - Inferência para p

IC otimista $\left[\hat{p} - z \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}, \hat{p} + z \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} \right]$

IC conservador $\left[\hat{p} - z \sqrt{\frac{1}{4n}}, \hat{p} + z \sqrt{\frac{1}{4n}} \right]$

Dimensionamento da amostra

$$n = ? \quad P(|\hat{p} - p| \leq \varepsilon) = \gamma \quad 0 < \gamma < 1$$

$$\hat{p} = \frac{T}{n} \quad E(\hat{p}) = p \quad \text{Var}(\hat{p}) = \frac{p(1-p)}{n}$$

TLC $\frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \approx N(0,1)$

$$\begin{aligned} \gamma &= P(-\varepsilon \leq \hat{p} - p \leq \varepsilon) = P\left(\frac{-\varepsilon}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \leq \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \leq \frac{\varepsilon}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}}\right) \\ &= P\left(\hat{p} - \varepsilon \leq p \leq \hat{p} + \varepsilon\right) \end{aligned}$$

$$z = \frac{\varepsilon}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \Leftrightarrow n = \left(\frac{z}{\varepsilon}\right)^2 p(1-p)$$

$p(1-p)$ desconhecido, utiliza-se $p(1-p) = \frac{1}{4}$

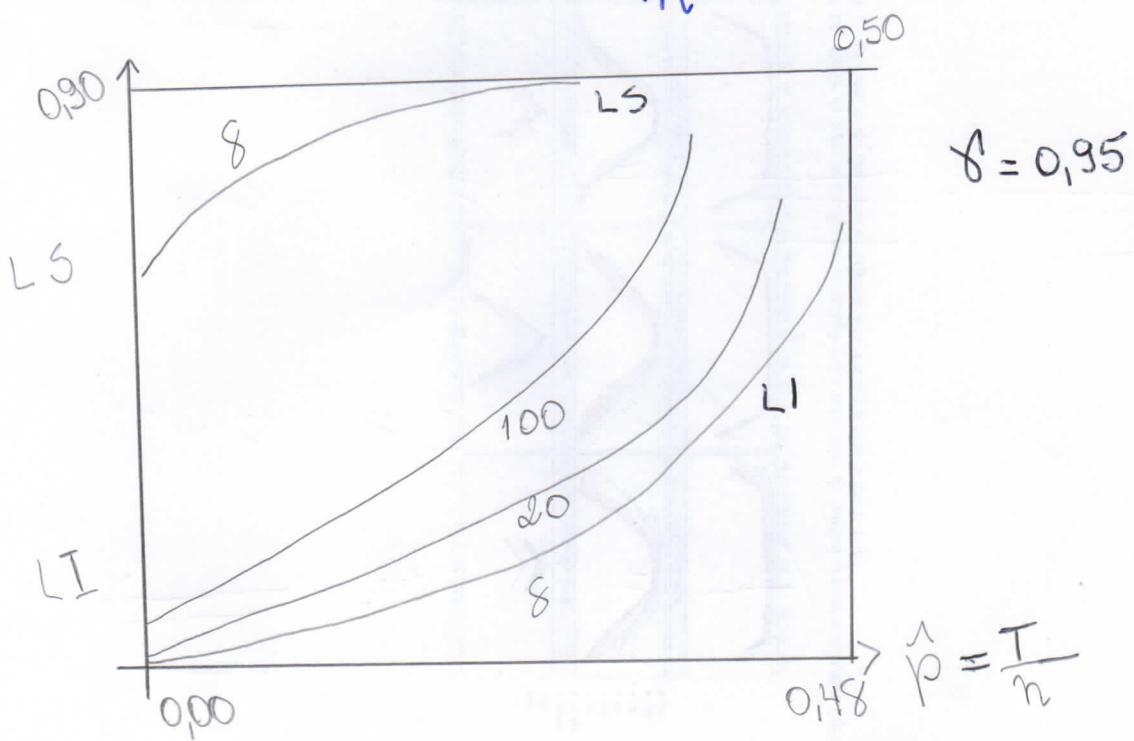
$$n = \left(\frac{\gamma}{\epsilon}\right)^2 \cdot \frac{1}{4}$$

$$\epsilon = 0,02 \quad \gamma = 0,95 \quad \gamma = 1,96$$

$$n = \left(\frac{1,96}{0,02}\right)^2 \cdot \frac{1}{4} = 2401$$

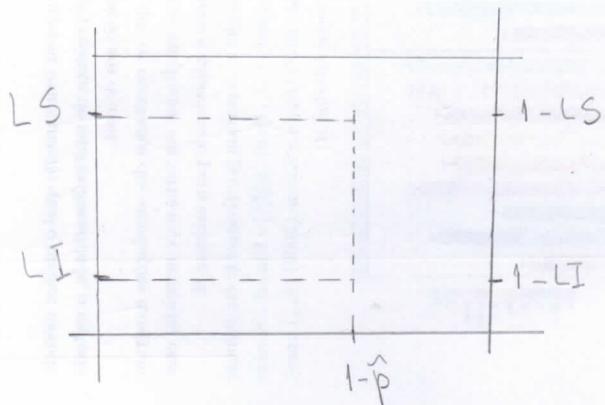
Intervalo de Confiança para p com base em pequenas amostras

Para $\gamma = 0,95$ ou $\gamma = 0,99$, a Tabela A.4, Conover apresenta os limites inferior e superior para diferentes valores de n e $\hat{p} = \frac{T}{n}$



de $\hat{p} > 0,49$, consultar o eixo horizontal superior e a ordenada da direita. Neste caso, constrói-se IC para $1-p$ acima de p

$$P(LI < 1-p < LS) = \gamma = P(1-LS < p < 1-LI)$$



Construções da tabela:

O intervalo de confiança consiste de todos os valores p^* para os quais, para aquele valor de $T = n\hat{p}$, aceitariamos a hipótese $H_0: p = p^*$ contra $H_a: p \neq p^*$, no teste exato.

$$RC: \{0, 1, 2, \dots, K\} \cup \{n-K, \dots, n-1, n\}$$

Estatística de teste: T sob $H_0 \sim B(n, p^*)$

$$P(T \in \{0, 1, 2, \dots, K\}) = \frac{\alpha}{2} \quad T \sim B(n, p^*).$$

Exemplo

Vinte observações independentes de uma variável aleatória X com função distribuição desconhecida $F(x)$ resultaram em

142 134 98 119 131 103 154 122 93 137
86 119 161 144 158 165 81 117 128 103

Determinar um IC com coeficiente 0,95 para $F(100)$.

$F(x) = P(X \leq x)$ desconhecida para todo x .

Estimar $F(100) = P(X \leq 100)$.

Amostra de $n=20$ observações independentes.

Categoria 1 - a observação é menor ou igual a 100.

$p = P(\text{categoria 1}) = P(X \leq 100) = F(100)$.

Problema - estimar p

$T = \text{nº de elementos na amostra} \leq 100$

$$T = 4 \quad \hat{p} = \frac{T}{n} = \frac{4}{20} = 0,2$$

$$\gamma = 0,95 \quad \text{Tabela A.4} \quad LI = 0,057 \quad LS = 0,44$$

$$\text{IC: } [0,057; 0,440]$$

Usando a aproximação normal

$$\left[0,2 - 1,96 \sqrt{\frac{1}{80}} ; 0,2 + 1,96 \sqrt{\frac{1}{80}} \right]$$

$$[0,000 ; 0,419]$$

Aplicações do teste binomial

1 - Teste do Quantil para v.a. contínua

$X \sim$ v.a. contínua

x é o quantil de ordem p^* da distribuição de X , se

$$P(X \leq x) = P(X < x) = p^*.$$

$$x_{p^*} = x$$

H_0 : O quantil de ordem p^* de X é x $\Leftrightarrow H_0: P(X \leq x) = p^*$

Seja $p = P(X \leq x)$ então $H_0: p = p^*$, hipótese nula do teste binomial.

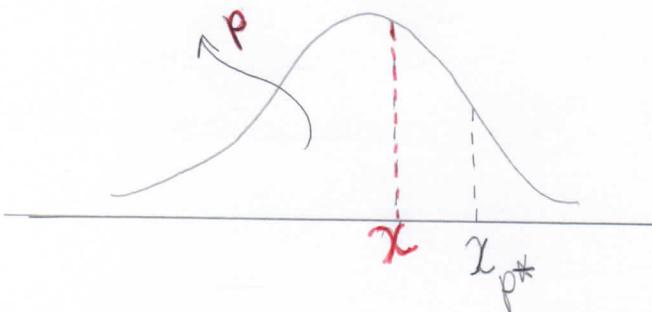
Amostra Aleatória: X_1, X_2, \dots, X_n

$T = \text{nº de observações na amostra} \leq x$.

$T \sim B(n, p)$ e sob H_0 , $T \sim B(n, p^*)$

A região crítica depende da hipótese alternativa

H_a : O quantil de ordem p^* é maior que χ .



$$p = P(X \leq \chi) < p^*$$

$$H_a \Leftrightarrow p < p^*$$

Ex: O intervalo de tempo entre as erupções de um geyser (nascente termal que entra em erupções periodicamente) é marcado 112 vezes pois deseja-se verificar se o intervalo mediano é maior que 60 minutos.

$$X - \text{intervalo de tempo} \quad \text{Mediana}(X) = \chi_{0,50} \quad p^* = 0,50$$

$$H_0: \chi_{0,50} = 60 \Leftrightarrow P(X \leq 60) = 0,5 \Leftrightarrow p = 0,5 \quad \chi = 60$$

$$H_a: \chi_{0,5} > 60 \Leftrightarrow P(X \leq 60) < 0,5 \Leftrightarrow p < 0,5$$

T - nº de observações ≤ 60

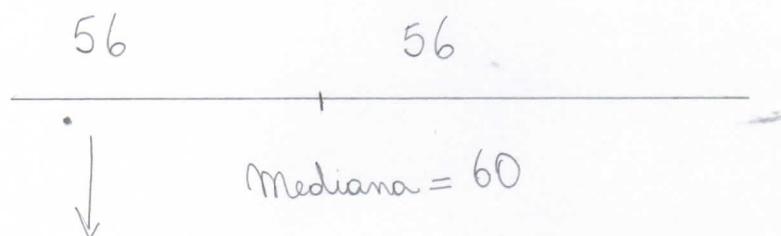
$$\text{RC: } T \leq t \quad P(Y \leq t) = \alpha \quad \sim N(112, 0,5)$$

$$\approx P\left(Z \leq \frac{t - 112,0,5}{\sqrt{112,0,5,0,5}}\right) = 0,05 \quad Z \sim N(0,1)$$

Se $T = 30$

$$P\text{valor} = P(T \leq 30 | p=0,5) = P\left(Z \leq \frac{30 - 56}{\sqrt{28}}\right) =$$

$$= P(Z \leq -4,9) \approx 0. \text{ Rejeita-se } H_0.$$



$(30 \text{ des} \leq 60) \Rightarrow \text{mediana} > 60$

Ex: Os valores a seguir correspondem a uma amostra aleatória dos graus obtidos por 15 estudantes em um determinado exame.

189 233 195 160 212 176 231 185 199
213 202 193 174 166 248

Teste, ao nível de significância de 0,05, a hipótese de que os graus vêm de uma população cujo 3º quartil é 193.