

# Capítulo\_8.5

Thursday, October 8, 2020 12:05 AM

1.  $X_1, \dots, X_n \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $\mu$  desconhecida e  $\sigma^2$  conhecida.

Defina  $A = \bar{X}_n - \Phi^{-1}\left(\frac{1+\gamma}{2}\right) \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$

$B = \bar{X}_n + \Phi^{-1}\left(\frac{1+\gamma}{2}\right) \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ ,

onde  $\Phi$  é a cdf de uma normal padrão.

Queremos mostrar  $P(A < \mu < B) \geq \gamma$ .

$$P(A \geq \mu) = P(\bar{X}_n - \mu \geq \Phi^{-1}\left(\frac{1+\gamma}{2}\right) \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$$

$$= P\left(\frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \geq \Phi^{-1}\left(\frac{1+\gamma}{2}\right)\right)$$

$$= P\left(Z \geq \Phi^{-1}\left(\frac{1+\gamma}{2}\right)\right)$$

$$= 1 - \left(\frac{1+\gamma}{2}\right) = \frac{1-\gamma}{2},$$

Lembre que  $\bar{X}_n \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$

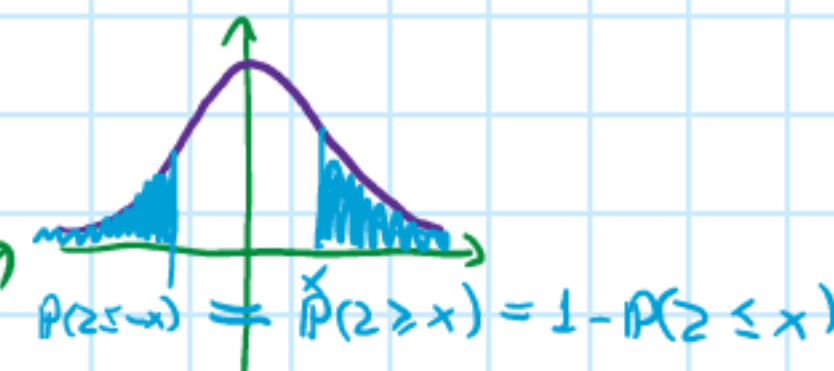
dado que  $\frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} = Z \sim N(0, 1)$

$$P(B > \mu) = P\left(\frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} > -\Phi^{-1}\left(\frac{1+\gamma}{2}\right)\right)$$

$$= 1 - \Phi\left(-\Phi^{-1}\left(\frac{1+\gamma}{2}\right)\right)$$

$$= 1 - (1 - \Phi(\Phi^{-1}\left(\frac{1+\gamma}{2}\right)))$$

$$= \frac{1+\gamma}{2}$$



Por fim  $P(A < \mu < B) = P(B > \mu) - P(A \geq \mu)$

$$= \frac{1+\gamma}{2} - \frac{1-\gamma}{2}$$

$$= \gamma$$

Isso prova que  $(A, B)$  é int. confiança com coeficiente  $\gamma$  (exato!)

4.  $X_1, \dots, X_n \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $\mu$  desconhecida e  $\sigma^2$  conhecida.

Queremos encontrar  $n$  tal que  $P(A < \mu < B) \geq 0.95$  e  $(B-A) < 0.01\sigma$

Pelo exercício (1), temos  $A$  e  $B$  que satisfazem essa relação.

$$A = \bar{X}_n - \Phi^{-1}(0.975) \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

$$B = \bar{X}_n + \Phi^{-1}(0.975) \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Queremos que  $B - A = 2\Phi^{-1}(0.975) \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < 0.01\sigma$ , portanto,

$$[200\Phi^{-1}(0.975)]^2 < n$$

$$\approx (200 \cdot 1.96)^2 < n \Rightarrow n > 153664$$

5.  $X_1, \dots, X_n \sim N(\mu, \sigma^2)$ , desconhecidas.

Queremos um intervalo de confiança para  $\sigma^2$ .

Sabemos que  $\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 / \sigma^2 \sim \chi^2(n-1)$ . Seja  $G$  sua cdf.

Seja  $c_i = G^{-1}(\gamma_i)$ ,  $i=1, 2$  e  $\gamma = \gamma_2 - \gamma_1$ . Assim temos:

$$P(c_1 < \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 / \sigma^2 < c_2) = P(\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 / \sigma^2 < c_2) - P(\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 / \sigma^2 \leq c_1)$$

$$= \gamma_2 - \gamma_1 = \gamma.$$

Portanto:  $P(c_1 < \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 / \sigma^2 < c_2) = P(\sigma^2 c_1 < \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 < \sigma^2 c_2)$

$$= P(1/c_2 \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 < \sigma^2 < 1/c_1 \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2)$$

Conclui que  $(A, B)$ , tal que

$$A = \frac{1}{c_2} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2$$

$$B = \frac{1}{c_1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2$$

é intervalo de confiança exato para  $\sigma^2$  com coeficiente  $\gamma$ .

6.  $X_1, \dots, X_n \sim \exp(1/\mu)$ ,  $E[X_i] = 1/\mu = \mu$ .

Sabemos que  $\sum_{i=1}^n X_i \sim \text{Gamma}(n, 1/\mu)$  (Resumo capítulo 8)

Além disso  $1/\mu \sum_{i=1}^n X_i \sim \text{Gamma}(n, 1)$  (scaling, wikipedia, Gamma distribution).

Seja  $G$  a cdf da Gamma.

Defina  $c_i := G^{-1}(\gamma_i)$ ,  $\gamma_2 - \gamma_1 = \gamma$ .

Logo:

$$P(c_j > 1/\mu \sum_{i=1}^n X_i) = G(G^{-1}(\gamma_j)) = \gamma_j$$

$$P(c_1 < 1/\mu \sum_{i=1}^n X_i < c_2) = \gamma_2 - \gamma_1 = \gamma.$$

Portanto  $P(\mu c_1 < \sum_{i=1}^n X_i < \mu c_2) = P(1/c_2 \sum_{i=1}^n X_i < \mu < 1/c_1 \sum_{i=1}^n X_i)$

Defina

$$A = \frac{1}{c_2} \sum_{i=1}^n X_i$$

$$B = \frac{1}{c_1} \sum_{i=1}^n X_i$$

$(A, B)$  é int. confiança exato com parâmetro  $\gamma$ .

Obs.:  $2 \sum_{i=1}^n X_i \sim \chi^2(2n) = \text{Gamma}(n, 1/2)$

Escola