

# CAPÍTULO 6 - ESTIMAÇÃO POR INTERVALO DE CONFIANÇA

# Estimação por intervalo de confiança

Seja  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  uma amostra aleatória de uma população com função de distribuição  $F(\theta)$  onde  $\theta$  é desconhecido.

Uma **estimativa por intervalo de confiança** de um parâmetro  $\theta$  desconhecido, é um intervalo da forma  $l < \theta < u$ , onde os extremos  $l$  e  $u$  dependem do valor que o estimador  $\hat{\Theta}$  do parâmetro  $\theta$ , assumir para uma dada concretização  $x_1, \dots, x_n$  da amostra aleatória.

Como diferentes concretizações produzirão estimativas pontuais  $\hat{\theta}$  distintas e, consequentemente diferentes extremos  $l$  e  $u$ , estes extremos são observações de variáveis aleatórias  $L$  e  $U$ , respectivamente.

A partir da distribuição de amostragem de  $\hat{\Theta}$ , poderemos encontrar extremos  $L$  e  $U$  tais que

$$P(L < \theta < U) = 1 - \alpha$$

com  $0 < \alpha < 1$ .

# Estimação por intervalo de confiança

- O intervalo resultante  $l < \theta < u$ , é designado por **intervalo de confiança**  $(1 - \alpha)$  para o parâmetro  $\theta$ .
- As quantidades  $l$  e  $u$  são denominadas **limites de confiança inferior e superior**, respectivamente
- $(1 - \alpha)$  é chamado **coeficiente de confiança** do intervalo  
Normalmente são usados coeficientes de confiança superiores a 90%.

**Iremos determinar ICs para os nossos parâmetros populacionais de interesse, i.e., para  $\mu$ ,  $\sigma^2$ ,  $\sigma$  e  $p$  (respectivamente, média, variância, desvio padrão e proporção populacionais)**

# Estimação por intervalo de confiança

## Definição (Intervalo Aleatório de Confiança)

*Seja  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  uma amostra aleatória de uma população com função de distribuição  $F(\theta)$ ,  $\theta$  desconhecido. Considere as estatísticas*

$$T_1(X_1, X_2, \dots, X_n) \quad \text{e} \quad T_2(X_1, X_2, \dots, X_n),$$

*tais que  $P(T_1 < \theta < T_2) = 1 - \alpha$ , onde  $\alpha \in ]0, 1[$  não depende de  $\theta$ . Então  $]T_1, T_2[$  é um **intervalo aleatório de confiança** para  $\theta$ .*

# Estimação por intervalo de confiança

## Definição (Intervalo de Confiança)

Seja  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  uma realização da amostra aleatória e sejam

$$t_1 = T_1(x_1, x_2, \dots, x_n) \quad \text{e} \quad t_2 = T_2(x_1, x_2, \dots, x_n),$$

os valores das estatísticas  $T_1$  e  $T_2$ .

Ao intervalo  $]t_1, t_2[$  chamamos **intervalo de confiança**  $(1 - \alpha) \times 100\%$  para  $\theta$  onde o valor  $(1 - \alpha)$  representa o **nível** (ou **coeficiente**) **de confiança** do intervalo e  $\alpha$  o **nível de significância**.

Escrevemos habitualmente

$$IC_{(1-\alpha)100\%}(\theta) = ]t_1, t_2[.$$

**Note que** não podemos afirmar que o valor populacional  $\theta$  pertence ao intervalo de confiança deduzido. O que se garante com esta construção é apenas que, em  $m$  concretizações da a.a., digamos

$$x_1^1, \dots, x_n^1, \quad \dots \quad , x_1^m, \dots, x_n^m \quad (m \text{ grande})$$

e  $m$  ICs  $]t_1^1, t_2^1[, \dots, ]t_1^m, t_2^m[$  calculados com base em cada uma destas concretizações, então  $\theta$  irá pertencer a  $(1 - \alpha)100\%$  desses desses  $m$  intervalos.

# Intervalos de Confiança para a média populacional, $\mu$

População Normal com variância  $\sigma^2$  conhecida

Considere-se a amostra aleatória  $(X_1, \dots, X_n)$  de uma população  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  de variância  $\sigma^2$  conhecida e média  $\mu$  desconhecida.

No sentido de construir um intervalo aleatório de confiança (IAC)  $(1 - \alpha) \times 100\%$  para o parâmetro desconhecido  $\mu$ , consideramos o estimador pontual de  $\mu$ ,  $\bar{X}$  (que sabemos ser centrado e consistente em média quadrática), e ainda a **variável pivot**

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

A ideia da construção do IAC para  $\mu$  passa por considerar que

$$P(-z_{\alpha/2} < Z < z_{\alpha/2}) = 1 - \alpha$$

e deduzir a partir daí o IAC de interesse.

Note que no gráfico ao lado, se tem que  $z_a$  é o valor real tal que  $P(Z > z_a) = a$ .

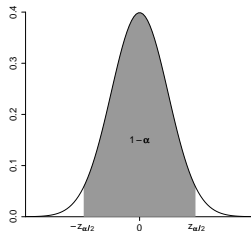


Figura: Distribuição da variável pivot  $Z$ .

# Intervalos de Confiança para a média populacional, $\mu$

População Normal com variância  $\sigma^2$  conhecida

O valor  $z_{\alpha/2}$  é obtido através da resolução da equação:

$$P(-z_{\alpha/2} < Z < z_{\alpha/2}) = 1 - \alpha \Leftrightarrow P(Z < z_{\alpha/2}) - P(Z \leq -z_{\alpha/2}) = 1 - \alpha$$

$$\Leftrightarrow \Phi(z_{\alpha/2}) - \Phi(-z_{\alpha/2}) = 1 - \alpha \Leftrightarrow \Phi(z_{\alpha/2}) = 1 - \alpha/2$$

$$\Leftrightarrow z_{\alpha/2} = \Phi^{-1}(1 - \alpha/2)$$

Determinação dos extremos do intervalo aleatório:

$$-z_{\alpha/2} < Z < z_{\alpha/2} \Leftrightarrow -z_{\alpha/2} < \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} < z_{\alpha/2}$$

$$\Leftrightarrow -z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \bar{X} - \mu < z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

# Intervalos de Confiança para a média populacional, $\mu$

População Normal com variância  $\sigma^2$  conhecida

$$\Leftrightarrow -z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} - \bar{X} < -\mu < z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} - \bar{X}$$

$$\Leftrightarrow \bar{X} - z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X} + z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Logo, o intervalo aleatório de confiança  $(1 - \alpha) \times 100\%$  para  $\mu$  é:

$$IAC_{(1-\alpha) \times 100\%}(\mu) = \left] \bar{X} - z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} ; \bar{X} + z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right[$$

Assim, observando-se uma concretização  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  da amostra aleatória, o intervalo de confiança  $(1 - \alpha) \times 100\%$  para  $\mu$  vem

$$IC_{(1-\alpha) \times 100\%}(\mu) = \left] \bar{x} - z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} ; \bar{x} + z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right[.$$



# Intervalos de Confiança para a média populacional, $\mu$

População Normal com variância  $\sigma^2$  conhecida

## Exemplo

*Consideramos a população do peso das formigas Solenopsis, medido em décimas de grama, que sabemos ter distribuição Normal com média  $\mu$  e variância  $\sigma^2 = 2^2$ ,  $X \sim N(\mu, 2^2)$ . Desta população observámos a amostra de 4 pesos, (8, 13, 9, 8.5), a qual usámos para obter uma estimativa de  $\mu$ ,  $\bar{x} = 9.625$ dg. Queremos agora determinar limites inferior e superior de um intervalo de confiança a 95% para  $\mu$ .*

Uma vez que a população segue uma **distribuição Normal** de valor médio  $\mu$  desconhecido e **variância  $\sigma^2$  conhecida**, o IC a  $(1 - \alpha)100\%$  será dado como indicado no slide acima.

Observamos do enunciado:

- informação populacional:  $\sigma^2 = 4$
- informação amostral:  $n = 4$ ;  $\bar{x} = 9.625$
- nível de confiança para o IC:  $1 - \alpha = 0.95 \Leftrightarrow \alpha = 0.05 \Leftrightarrow \frac{\alpha}{2} = 0.025$  pelo que  $z_{\frac{\alpha}{2}} = z_{0.025} = q_{0.975} \underset{\text{tabela}}{\simeq} 1.96$  vindo portanto  $-z_{\frac{\alpha}{2}} = -z_{0.025} \simeq -1.96$

e portanto o IC a 95% para  $\mu$  vem finalmente

$$IC_{95\%}(\mu) \simeq \left[ 9.625 - 1.96 \frac{2}{\sqrt{4}} ; 9.625 + 1.96 \frac{2}{\sqrt{4}} \right] \simeq [7.665, 11.585].$$

# Distribuição t-Student

## Definição (Distribuição $t$ de Student)

Uma v.a.  $T$  diz-se ter distribuição  $t$  de Student com  $n$  graus de liberdade, e escreve-se  $T \sim t_n$ , se a sua função densidade probabilidade é dada por:

$$f(t) = \frac{\Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right) \sqrt{n\pi}} \left(1 + \frac{t^2}{n}\right)^{-\frac{(n+1)}{2}}, \quad t \in \mathbb{R}, \quad \Gamma(a) = \int_0^\infty x^{a-1} e^{-x} dx, \quad a > 0$$

# Intervalos de Confiança para a média populacional, $\mu$

População Normal com variância  $\sigma^2$  desconhecida

Considere-se a amostra aleatória  $(X_1, \dots, X_n)$  de uma população  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  de variância  $\sigma^2$  e média  $\mu$  desconhecidas.

No sentido de construir um intervalo aleatório de confiança (IAC)  $(1 - \alpha) \times 100\%$  para o parâmetro desconhecido  $\mu$ , consideramos o estimador pontual de  $\mu$ ,  $\bar{X}$  (que sabemos ser centrado e consistente em média quadrática), o estimador pontual de  $\sigma^2$ ,  $S^2$  (que sabemos ser centrado e consistente em média quadrática<sup>1</sup>) e ainda a **variável pivot**

$$T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t_{n-1}$$

A ideia da construção do IAC para  $\mu$  passa por considerar que

$$P(-t_{n-1, \alpha/2} < T < t_{n-1, \alpha/2}) = 1 - \alpha$$

e deduzir a partir daí o IAC de interesse.

Note que no gráfico ao lado, se tem que  $t_{n-1, a}$  é o valor real tal que

$$P(T > t_{n-1, a}) = a.$$

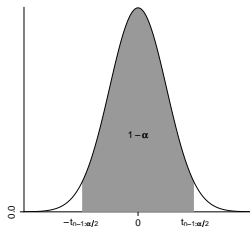


Figura: Distribuição da variável pivot  $T$ .

# Intervalos de Confiança para a média populacional, $\mu$

População Normal com variância  $\sigma^2$  desconhecida

O valor  $t_{n-1,\alpha/2}$  é obtido através da resolução da equação:

$$P(T > t_{n-1,\alpha/2}) = \alpha/2 \Leftrightarrow P(T \leq t_{n-1,\alpha/2}) = 1 - \alpha/2$$

$$\Leftrightarrow F_{t_{n-1}}(t_{n-1,\alpha/2}) = 1 - \alpha/2 \Leftrightarrow t_{n-1,\alpha/2} = F_{t_{n-1}}^{-1}(1 - \alpha/2)$$

Determinação dos extremos do intervalo aleatório:

$$-t_{n-1,\alpha/2} < T < t_{n-1,\alpha/2} \Leftrightarrow -t_{n-1,\alpha/2} < \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} < t_{n-1,\alpha/2}$$

$$\Leftrightarrow -t_{n-1,\alpha/2} \frac{S}{\sqrt{n}} < \bar{X} - \mu < t_{n-1,\alpha/2} \frac{S}{\sqrt{n}}$$

# Intervalos de Confiança para a média populacional, $\mu$

População Normal com variância  $\sigma^2$  desconhecida

$$\Leftrightarrow -t_{n-1,\alpha/2} \frac{S}{\sqrt{n}} - \bar{X} < -\mu < t_{n-1,\alpha/2} \frac{S}{\sqrt{n}} - \bar{X}$$

$$\Leftrightarrow \bar{X} - t_{n-1,\alpha/2} \frac{S}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X} + t_{n-1,\alpha/2} \frac{S}{\sqrt{n}}$$

Logo, o intervalo aleatório de confiança  $(1 - \alpha) \times 100\%$  para  $\mu$  é:

$$IAC_{(1-\alpha) \times 100\%}(\mu) = \left[ \bar{X} - t_{n-1,\alpha/2} \frac{S}{\sqrt{n}} ; \bar{X} + t_{n-1,\alpha/2} \frac{S}{\sqrt{n}} \right]$$

Assim, observando-se uma concretização  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  da amostra aleatória, o intervalo de confiança  $(1 - \alpha) \times 100\%$  para  $\mu$  vem

$$IC_{(1-\alpha) \times 100\%}(\mu) = \left[ \bar{x} - t_{n-1,\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}} ; \bar{x} + t_{n-1,\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}} \right].$$

# Intervalos de Confiança para a média populacional, $\mu$

População Normal com variância  $\sigma^2$  desconhecida

## Exemplo

*Consideramos a população  $X$  do peso das formigas *Solenopsis*, medido em décimas de grama, que sabemos ter distribuição  $N(\mu, \sigma^2)$  com média  $\mu$  e variância  $\sigma^2$  desconhecidas. Desta população observámos a amostra de 4 pesos, (8, 13, 9, 8.5), a qual usámos para obter uma estimativa de  $\mu$ ,  $\bar{x} = 9.625$  dg. Queremos determinar um IC a 95% para  $\mu$ .*

Uma vez que a população segue uma **distribuição Normal** de valor médio  $\mu$  e variância  $\sigma^2$  **desconhecidas**, o IC a  $(1 - \alpha)100\%$  será dado como indicado no slide acima. Observamos:

- informação populacional:  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  com  $\mu$ ,  $\sigma^2$  desconhecidos
- informação amostral:  $n = 4$ ;  $\bar{x} = 9.625$ ;  $s^2 = \frac{1}{3} \sum_{i=1}^4 (x_i - \bar{x})^2 \simeq 5.229$
- nível de confiança para o IC:  $1 - \alpha = 0.95 \Leftrightarrow \alpha = 0.05 \Leftrightarrow \frac{\alpha}{2} = 0.025$  pelo que  
 $t_{3, \frac{\alpha}{2}} = t_{3, 0.025} = \underset{\substack{\simeq \\ \text{tabela} \\ \text{t-student}}}{3.182}$  vindo portanto  $-t_{3, \frac{\alpha}{2}} = -t_{3, 0.025} \simeq -3.182$

e portanto o IC a 95% para  $\mu$  vem finalmente

$$IC_{95\%}(\mu) \simeq \left] 9.625 - 3.182 \frac{\sqrt{5.229}}{\sqrt{4}} ; 9.625 + 3.182 \frac{\sqrt{5.229}}{\sqrt{4}} \right[ \simeq ] 5.987, 13.263 [.$$

# Intervalos de Confiança para a média populacional, $\mu$

A tabela abaixo faz um sumário das variáveis pivot a usar na construção de intervalos de confiança para  $\mu$  no caso em que:

- a distribuição da população é Normal
- a distribuição da população é desconhecida
- a distribuição é conhecida mas não é Normal.

distinguindo os casos em que a variância  $\sigma^2$  é e não é conhecida.

População	Variância	Variável Pivot
Pop. Normal de média $\mu$	$\sigma^2$ , conhecida	$\frac{\bar{X}-\mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$
	$\sigma^2$ , desconhecida	$\frac{\bar{X}-\mu}{S/\sqrt{n}} \sim t_{n-1}$
Pop. desconhecida de média $\mu$ ( $n \geq 30$ )	$\sigma^2$ , conhecida	$\frac{\bar{X}-\mu}{\sigma/\sqrt{n}} \overset{a}{\sim} N(0, 1)$
	$\sigma^2$ , desconhecida	$\frac{\bar{X}-\mu}{S/\sqrt{n}} \overset{a}{\sim} N(0, 1)$

Observamos que para os dois últimos casos, a distribuição das variáveis pivot é assintótica resultando da aplicação do TLC.

# Distribuição Qui-quadrado

## Definição (Distribuição do Qui Quadrado)

*Uma variável aleatória  $X$  diz-se seguir uma distribuição Qui-quadrado com  $n$  graus de liberdade, e escrevemos  $X \sim \chi_n^2$ , se a sua função densidade probabilidade for dada por:*

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\Gamma(n/2)2^{n/2}} e^{-x/2} x^{n/2-1}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}, \quad \Gamma(a) = \int_0^\infty x^{a-1} e^{-x} dx, a > 0$$



# Intervalo de confiança para a variância populacional, $\sigma^2$

População Normal com média  $\mu$  conhecida ou desconhecida

Considere-se a amostra aleatória  $(X_1, \dots, X_n)$  de uma população  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  com variância  $\sigma^2$  desconhecida.

No sentido de construir um intervalo aleatório de confiança (IAC)  $(1 - \alpha) \times 100\%$  para o parâmetro desconhecido  $\sigma^2$ , consideramos o estimador pontual de  $\sigma^2$ ,  $S^2$  (que sabemos ser centrado e consistente em média quadrática para  $\sigma^2$ ), e ainda a **variável pivot**

$$X^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$$

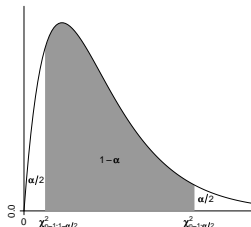
A ideia da construção do IAC para  $\sigma^2$  passa por considerar que

$$P(\chi_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}}^2 < X^2 < \chi_{n-1, \frac{\alpha}{2}}^2) = 1 - \alpha$$

e deduzir a partir daí o IAC de interesse.

Note que no gráfico ao lado, se tem que  $\chi_{n-1, a}^2$  é o valor real tal que

$$P(X^2 > \chi_{n-1, a}^2) = a.$$



**Figura:** Distribuição da variável pivot  $X^2$ .

# Intervalo de confiança para a variância populacional, $\sigma^2$

População Normal com média  $\mu$  conhecida ou desconhecida

Os valores dos quantis são obtidos através das resoluções das equações:

$$P\left(X^2 > \chi_{n-1, \alpha/2}^2\right) = \alpha/2 \Leftrightarrow \chi_{n-1, \alpha/2}^2 = F_{\chi_{n-1}^2}^{-1}(1 - \alpha/2)$$

$$P\left(X^2 > \chi_{n-1, 1-\alpha/2}^2\right) = 1 - \alpha/2 \Leftrightarrow \chi_{n-1, 1-\alpha/2}^2 = F_{\chi_{n-1}^2}^{-1}(\alpha/2)$$

Determinação dos extremos do intervalo aleatório:

$$\begin{aligned} \chi_{n-1, 1-\alpha/2}^2 < X^2 < \chi_{n-1, \alpha/2}^2 &\Leftrightarrow \frac{\chi_{n-1, 1-\alpha/2}^2}{(n-1)S^2} < \frac{1}{\sigma^2} < \frac{\chi_{n-1, \alpha/2}^2}{(n-1)S^2} \\ &\Leftrightarrow \frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1, \alpha/2}^2} < \sigma^2 < \frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1, 1-\alpha/2}^2} \end{aligned}$$

# Intervalo de confiança para a variância populacional, $\sigma^2$

População Normal com média  $\mu$  conhecida ou desconhecida

Assim,

$$IC_{(1-\alpha) \times 100\%}(\sigma^2) = \left[ \frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1, \alpha/2}^2} ; \frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1, 1-\alpha/2}^2} \right]$$

Do resultado atrás obtido, muito simplesmente se constrói o intervalo de confiança para o **desvio padrão** populacional  $\sigma$ , resultando em:

$$IC_{(1-\alpha) \times 100\%}(\sigma) = \left[ \sqrt{\frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1, \alpha/2}^2}} ; \sqrt{\frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1, 1-\alpha/2}^2}} \right]$$

# Intervalo de confiança para a variância populacional, $\sigma^2$

População Normal com média  $\mu$  conhecida ou desconhecida

## Exemplo

Consideramos a população  $X$  do peso das formigas *Solenopsis*, medido em décimas de grama, que sabemos ter distribuição  $N(\mu, \sigma^2)$  com média  $\mu$  e variância  $\sigma^2$  desconhecidas. Desta população observámos a amostra de 4 pesos, (8, 13, 9, 8.5), a qual usámos para obter uma estimativa de  $\mu$ ,  $\bar{x} = 9.625 dg$ . Queremos determinar um IC a 95% para  $\sigma^2$ .

Uma vez que a população segue uma **distribuição Normal** de valor médio  $\mu$  e variância  $\sigma^2$  desconhecidas, o IC a  $(1 - \alpha)100\%$  para  $\sigma^2$  será dado como indicado no slide acima. Tem-se

- informação populacional:  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  com  $\mu$ ,  $\sigma^2$  desconhecidos
- informação amostral:  $n = 4$ ;  $\bar{x} = 9.625$ ;  $s^2 = \frac{1}{3} \sum_{i=1}^4 (x_i - \bar{x})^2 \simeq 5.229$
- nível de confiança para o IC:  $1 - \alpha = 0.95 \Leftrightarrow \alpha = 0.05 \Leftrightarrow \frac{\alpha}{2} = 0.025$  pelo que
$$\chi_{3, \frac{\alpha}{2}}^2 = \chi_{3, 0.025}^2 = \underset{\text{tabela } \chi^2}{\simeq} 9.348 \quad \text{e} \quad \chi_{3, 1 - \frac{\alpha}{2}}^2 = \chi_{3, 0.975}^2 = \underset{\text{tabela } \chi^2}{\simeq} 0.216$$

e portanto o IC a 95% para  $\sigma^2$  vem finalmente

$$IC_{95\%}(\sigma^2) \simeq \left] \frac{3 \times 5.229}{9.348}, \frac{3 \times 5.229}{0.216} \right[ \simeq ] 1.678, 72.625 [.$$

# Intervalo de confiança para a proporção populacional, $p$

Assuma-se que os elementos de determinada população possuem uma dada característica, com uma certa probabilidade  $p$  desconhecida, independentemente uns dos outros.

Suponhamos que se selecciona uma amostra aleatória de  $n$  elementos desta população. Se  $X$  denotar o número desses elementos que possuem a referida característica, sabemos que  $X \sim \text{Bin}(n, p)$ .

Adicionalmente, se o tamanho amostral  $n$  for suficientemente grande, o Teorema Limite Central justifica que

$$Z = \frac{X - E(X)}{\sqrt{V(X)}} = \frac{X - np}{\sqrt{np(1-p)}} \stackrel{a}{\sim} N(0, 1)$$

Notamos ainda que

- o estimador  $\hat{P} = \frac{X}{n}$ , dito **proporção amostral**, é um estimador centrado e consistente em média quadrática de  $p$
- a variável pivot

$$Z = \frac{\hat{P} - p}{\sqrt{p(1-p)/n}} \stackrel{a}{\sim} N(0, 1)$$

(deduz-se do resultado imediatamente acima - TPC)

# Intervalo de confiança para a proporção populacional, $p$

No sentido de construir um intervalo aleatório de confiança (IAC)  $(1 - \alpha) \times 100\%$  para o parâmetro desconhecido  $p$ , consideramos o estimador pontual de  $p$ ,  $\hat{P}$  (que sabemos ser centrado e consistente em média quadrática para  $p$ ), e ainda a **variável pivot**

$$Z = \frac{\hat{P} - p}{\sqrt{p(1-p)/n}} \stackrel{a}{\sim} N(0, 1).$$

A ideia da construção do IAC para  $p$  passa então por considerar que  $P(-z_{\alpha/2} < Z < z_{\alpha/2}) = 1 - \alpha$  e deduzir a partir daí o IAC de interesse.

Isto é feito como na dedução dos intervalos de confiança anteriores mas com a dificuldade adicional de que neste caso o parâmetro desconhecido  $p$  aparece agora também no denominador!

No sentido de simplificar o problema, considera-se habitualmente o denominador aproximado por  $\sqrt{\hat{P}(1 - \hat{P})/n}$ , i.e, tomamos a variável pivot

$$Z \simeq \frac{\hat{P} - p}{\sqrt{\hat{P}(1 - \hat{P})/n}} \stackrel{a}{\sim} N(0, 1).$$

vindo então o IAC dado por

**TPC**

$$IAC_{(1-\alpha) \times 100\%}(p) \simeq \left[ \hat{P} - z_{\alpha/2} \sqrt{\hat{P}(1 - \hat{P})/n} ; \hat{P} + z_{\alpha/2} \sqrt{\hat{P}(1 - \hat{P})/n} \right]$$

# Intervalo de confiança para $p$ , Exemplo

## Exemplo

*De 200 casos de pessoas com cancro do cólon, aleatoriamente detectadas, 12 morreram após 5 anos da detecção.*

- ① Estime pontualmente a probabilidade de uma pessoa que contraia o cancro do cólon morrer após 5 anos da sua detecção.*
- ② Estime  $p$  por um intervalo de confiança a 90% e determine a sua amplitude.*
- ③ Quanto deveria aumentar ao tamanho da sua amostra aleatória de forma a que a largura do intervalo de confiança a 90% para a probabilidade considerada na alínea anterior fosse inferior a 0.01?*

**(1)** Observamos então:

- informação populacional:

$X = n^{\text{o}}$  pessoas que morreram de cancro do cólon em  $n$  casos,  
sendo  $p$  a probabilidade de morrer (sucesso)  $\sim \text{Bin}(n, p)$

- informação amostral:  $n = 200$ ;  $x = 12$ ;

pelo que uma estimativa pontual de  $p$  é dada por  $\hat{p} = \frac{12}{200} = 0.06$ .

# Intervalo de confiança para $p$ , Exemplo

(2) Relativamente ao IC pretendido tem-se

● nível de confiança para o IC:  $1 - \alpha = 0.9 \Leftrightarrow \alpha = 0.1 \Leftrightarrow \frac{\alpha}{2} = 0.05$  pelo que

$$z_{\frac{\alpha}{2}} = z_{0.05} = \underset{\text{tabela}}{\simeq} 1.645 \quad \text{e} \quad -z_{\frac{\alpha}{2}} = -z_{0.05} = \underset{\text{tabela}}{\simeq} -1.645$$

e portanto o IC a 90% para  $p$  vem finalmente

$$IC_{90\%}(p) \underset{a}{\simeq} \left] 0.06 - 1.645\sqrt{0.06 \times 0.94/200}, 0.06 + 1.645\sqrt{0.06 \times 0.94/200} \right[ \underset{a}{\simeq} \left] 0.032, 0.088 \right[$$

sendo a sua amplitude dada por  $\mathcal{A} \simeq 0.088 - 0.032 = 0.056$ .

(3) Seguidamente observamos que a amplitude do  $IAC_{(1-\alpha)100\%}(p)$  é dada por

$$\mathcal{A} = 2 \times z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\hat{P}(1 - \hat{P})/n}$$

pelo que temos então que resolver a equação seguinte em ordem a  $n$

$$\begin{aligned} 2 \times 1.645 \sqrt{0.06 \times 0.94/n} < 0.01 &\Leftrightarrow \sqrt{n} > \frac{2 \times 1.645 \sqrt{0.06 \times 0.94}}{0.01} \Leftrightarrow \sqrt{n} > 78.13317 \\ &\Rightarrow n > 78.13317^2 \underset{n \in \mathbb{N}}{\Rightarrow} n \geq 6105 \end{aligned}$$

pelo que para se ter a amplitude pretendida para o mesmo grau de confiança teríamos que aumentar a amostra de 200 para pelo menos 6105.