

Estatística para Cursos de Engenharia e Informática

Pedro Alberto Barbetta / Marcelo Menezes Reis / Antonio Cezar Bornia
São Paulo: Atlas, 2004

Cap. 7 - Distribuições Amostrais e Estimação de Parâmetros

APOIO:

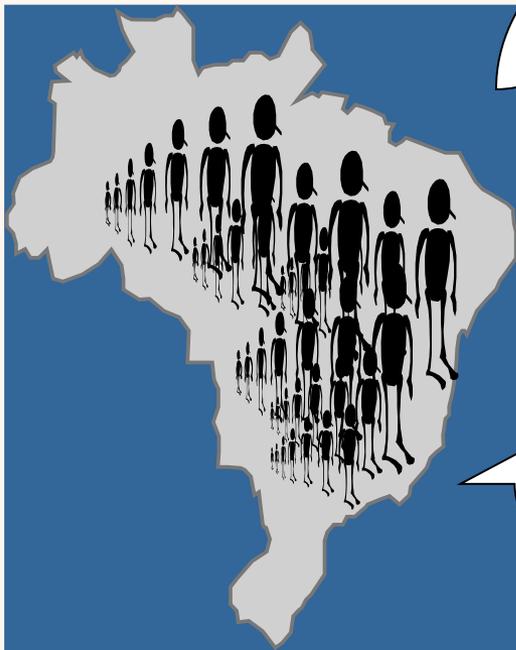
Fundação de Apoio à Pesquisa Científica e Tecnológica do Estado de Santa Catarina (FAPESC)

Departamento de Informática e Estatística – UFSC (INE/CTC/UFSC)

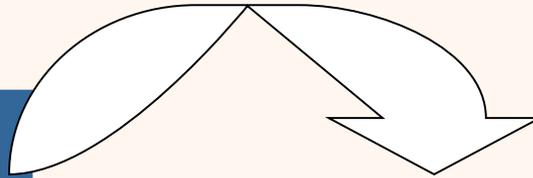
Amostragem e Inferência estatística

Ex.

POPULAÇÃO: todos os possíveis consumidores



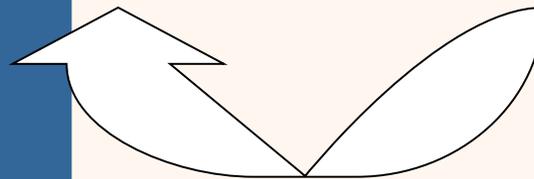
amostragem



AMOSTRA: um subconjunto dos consumidores



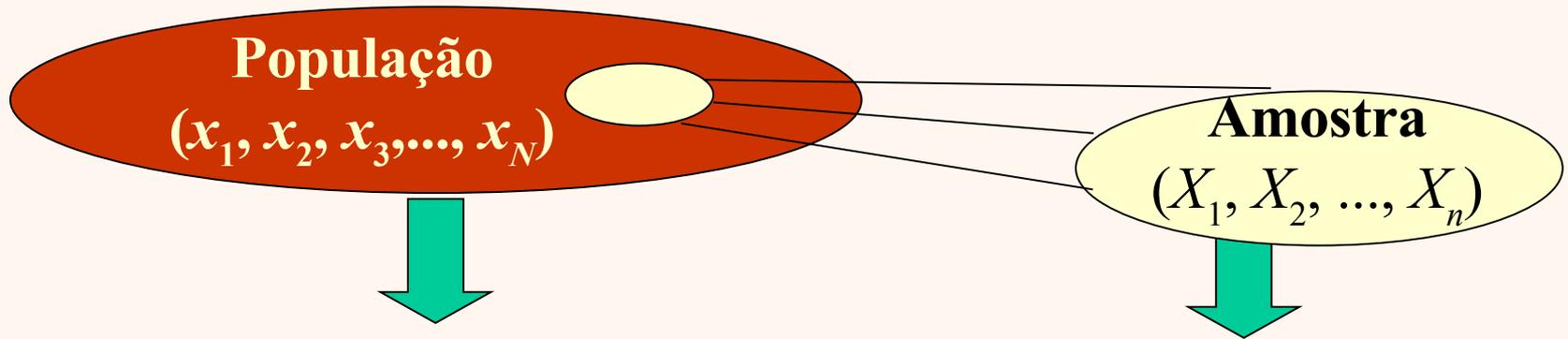
inferência



Conceitos

- **Parâmetro:** alguma medida descritiva (média, variância, proporção, etc.) dos valores x_1, x_2, x_3, \dots , associados à população.
- **Amostra aleatória simples:** conjunto de n variáveis aleatórias independentes $\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$, cada uma com a mesma distribuição de probabilidades de uma certa variável aleatória X . Esta distribuição de probabilidades deve corresponder à distribuição de freqüências dos valores da população (x_1, x_2, x_3, \dots).
- **Estatística:** alguma medida descritiva (média, variância, proporção, etc.) das variáveis aleatórias X_1, X_2, \dots, X_n , associadas à amostra.

Parâmetros e Estatísticas



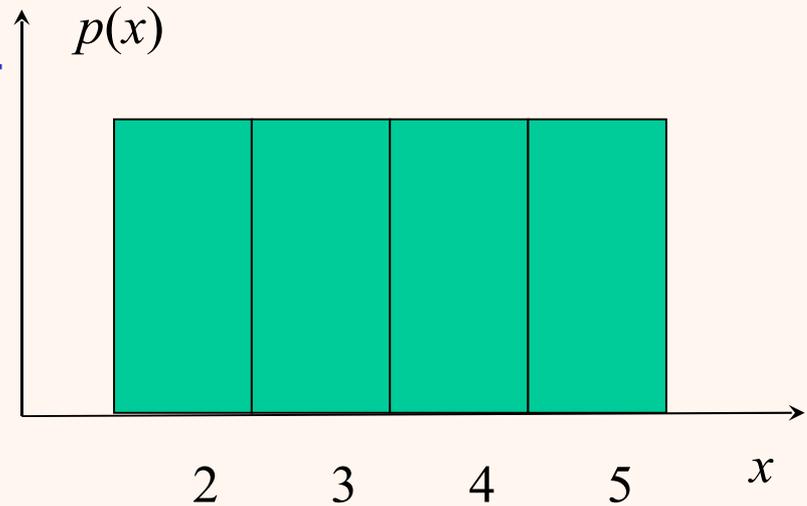
	Parâmetros	Estatísticas
Proporção	$p = \frac{n^\circ \text{ de elementos com o atributo}}{N}$	$\hat{p} = \frac{n^\circ \text{ de elementos com o atributo}}{n}$
Média	$\mu = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i$	$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$
Variância	$\sigma^2 = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (x_i - \mu)^2$	$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$

Estatística

- Uma *estatística* é uma variável aleatória e a sua distribuição de probabilidades é chamada de *distribuição amostral*.

Ex. 7.2

- População: $\{2, 3, 4, 5\}$



- Parâmetros:

$$\mu = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i = \frac{1}{4} (2 + 3 + 4 + 5) = 3,5$$

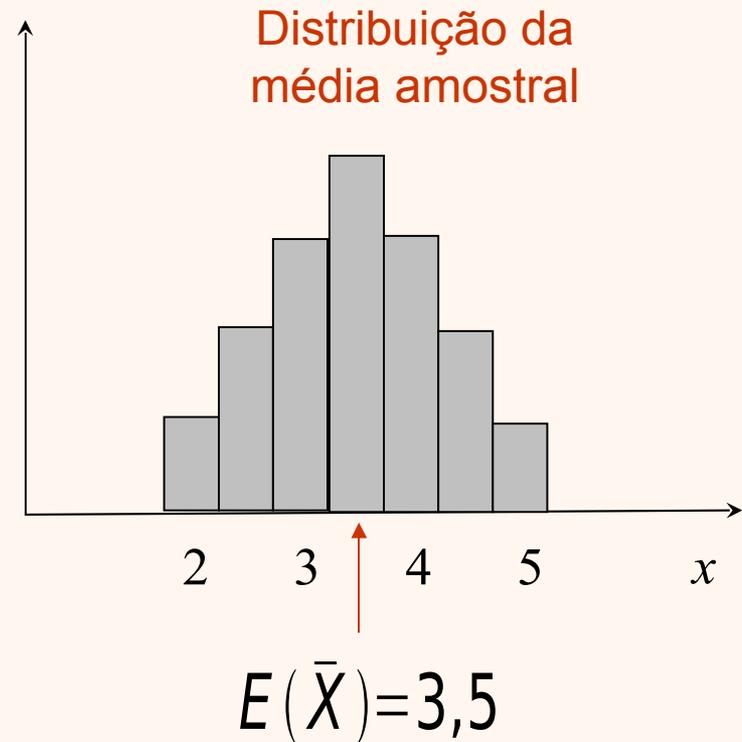
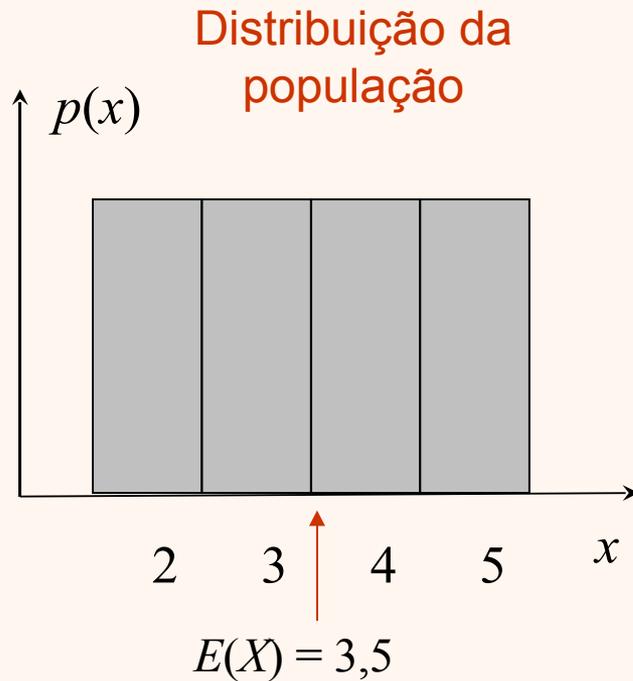
$$\sigma^2 = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (x_i - \mu)^2 = \frac{1}{4} [(2 - 3,5)^2 + (3 - 3,5)^2 + (4 - 3,5)^2 + (5 - 3,5)^2] = 1,25$$

Distribuição da média amostral (Ex. 7.2)

- Amostragem aleatória simples de tamanho $n = 2$.
 - Construção da distribuição amostral da média:

Amostras possíveis	\bar{X}	Probabilidade
(2, 2)	2,0	$\frac{1}{16}$
(2, 3), (3, 2)	2,5	$\frac{2}{16}$
(2, 4), (3, 3), (4, 2)	3,0	$\frac{3}{16}$
(2, 5), (3, 4), (4, 3), (5, 2)	3,5	$\frac{4}{16}$
(3, 5), (4, 4), (5, 3)	4,0	$\frac{3}{16}$
(4, 5), (5, 4)	4,5	$\frac{2}{16}$
(5, 5)	5,0	$\frac{1}{16}$

Distribuição da média amostral (Ex. 7.2)



Média e variância da média amostral (Ex. 7.2)

$$E(\bar{X}) = 2\left(\frac{1}{16}\right) + 2,5\left(\frac{2}{16}\right) + 3\left(\frac{3}{16}\right) + 3,5\left(\frac{4}{16}\right) + 4\left(\frac{3}{16}\right) + 4,5\left(\frac{2}{16}\right) + 5\left(\frac{1}{16}\right) = 3,5$$

$$V(\bar{X}) = (2 - 3,5)^2 \frac{1}{16} + (2,5 - 3,5)^2 \frac{2}{16} + \dots + (5 - 3,5)^2 \frac{1}{16} = 0,625$$

Distribuição amostral da média

Amostragem
aleatória simples

População: N elementos

→ X : variável quantitativa

Parâmetros:

$$\mu = E(X), \sigma^2 = V(X)$$

Amostra:
 (X_1, X_2, \dots, X_n)

X pode ser vista como uma variável aleatória se considerar a distribuição de freqüências da população como uma distribuição de probabilidades – a *distribuição da população*.

Estatísticas:

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

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

Média e variância da média amostral

- Seja a **população** com média μ e variância σ^2 .

$$E(\bar{X}) = \mu$$

$$V(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}$$

se a amostragem for *com* reposição,
ou N muito grande ou infinito

$$V(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n} \cdot \frac{N-n}{N-1}$$

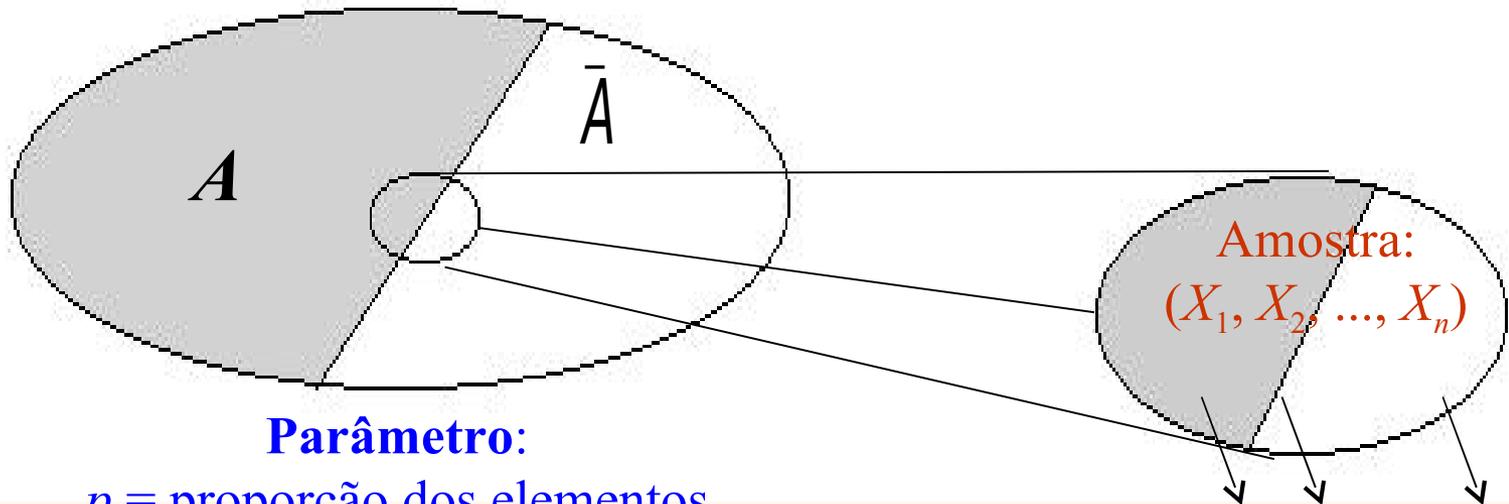
se a amostragem for *sem* reposição e
 N não muito grande, $N < 20n$

Distribuição da média amostral

- (*Teorema limite central*) Se o tamanho da amostra for razoavelmente *grande*, então a distribuição amostral da média pode ser aproximada pela ***distribuição normal***.

Distribuição amostral da proporção

População: $N = N_A + N_{\bar{A}}$ elementos



Parâmetro:

p = proporção dos elementos
que têm o atributo A

0 ou 1

(0 = sem o atributo;
1 = com o atributo)

Distribuição da população (caso de proporção)

x	$p(x)$
0	$1 - p$
1	p

Média e variância:

$$\mu = p$$

$$\sigma^2 = p(1 - p)$$

Média e variância da proporção amostral

$$E(\hat{P}) = p$$

$$V(\hat{P}) = \frac{p(1-p)}{n}$$

se a amostragem for *com* reposição, ou N muito grande ou infinito

ou:

$$V(\hat{P}) = \frac{p(1-p)}{n} \cdot \frac{N-n}{N-1}$$

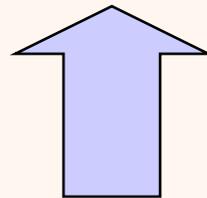
se a amostragem for *sem* reposição e N não muito grande, $N < 20n$

Distribuição da proporção amostral

- Se o tamanho da amostra for razoavelmente *grande*, então a distribuição amostral da proporção pode ser aproximada pela *distribuição normal*.
- OBS. Se n for pequeno, a distribuição exata é binomial ou hipergeométrica (dependendo se a amostragem for *com* ou *sem* reposição)

Estimação de Parâmetros

universo do estudo (população)

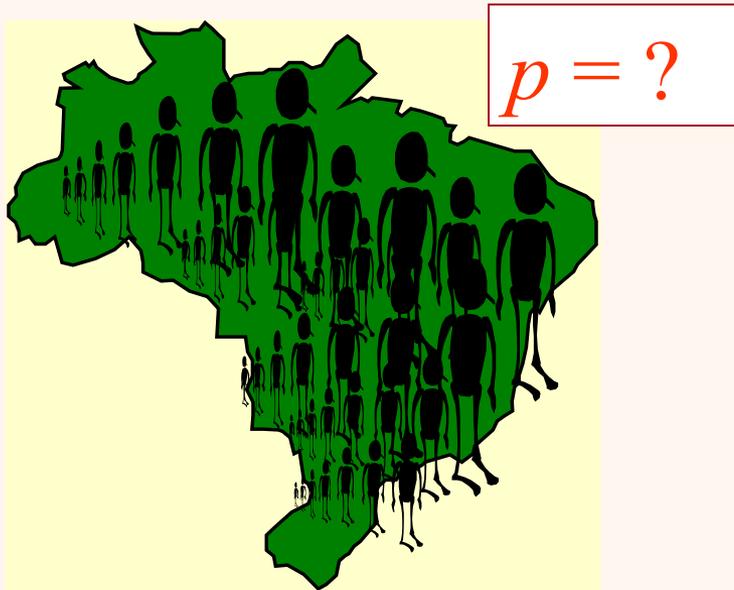


dados observados

O raciocínio indutivo da estimação de parâmetros

Estimação de Parâmetros

POPULAÇÃO



AMOSTRA



Observações: X_1 X_2 X_3 ... \Rightarrow

\hat{p}

$$p = \hat{p} \pm \text{erro amostral}$$

Estimação de parâmetros: intervalo de confiança para proporção

p

= proporção na população (parâmetro que se quer estimar)

\hat{p}

= proporção na amostra (pode ser calculada com base na amostra)

$\sigma_{\hat{p}}$

= erro-padrão da proporção, que para amostra aleatória simples com reposição (ou sem reposição, mas com $N \gg n$), pode ser estimado por:

$$s_{\hat{p}} = \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}$$

Estimação de parâmetros: intervalo de confiança para proporção

- Com dados de uma amostragem aleatória simples com reposição (ou sem reposição, mas com $N \gg n$), tem-se um intervalo de confiança para p , com nível de confiança γ :

$$IC(p, \gamma) = \hat{p} \pm z_{\gamma} \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}$$

Verificar a expressão acima a partir da distribuição (aproximada) da proporção amostral (ver livro).

Estimação de parâmetros: intervalo de confiança para proporção

$$IC(p, \gamma) = \hat{p} \pm z_{\gamma} \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}$$



γ	0,800	0,900	0,950	0,980	0,990	0,995	0,998
z_{γ}	1,282	1,645	1,960	2,326	2,576	2,807	3,090

Estimação de parâmetros: intervalo de confiança para média

μ = média na população (parâmetro que se quer estimar)

\bar{X} = média na amostra (pode ser calculada com base na amostra)

$\sigma_{\bar{X}}$ = erro-padrão da média.

$$\sigma_{\bar{X}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Estimação de parâmetros: intervalo de confiança para média

Caso o desvio padrão (populacional) seja conhecido:

$$IC(\mu, \gamma) = \bar{x} \pm z_{\gamma} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Estimação de parâmetros: intervalo de confiança para média

Caso o desvio padrão (populacional) **não** seja conhecido:

uso da distribuição t de Student.

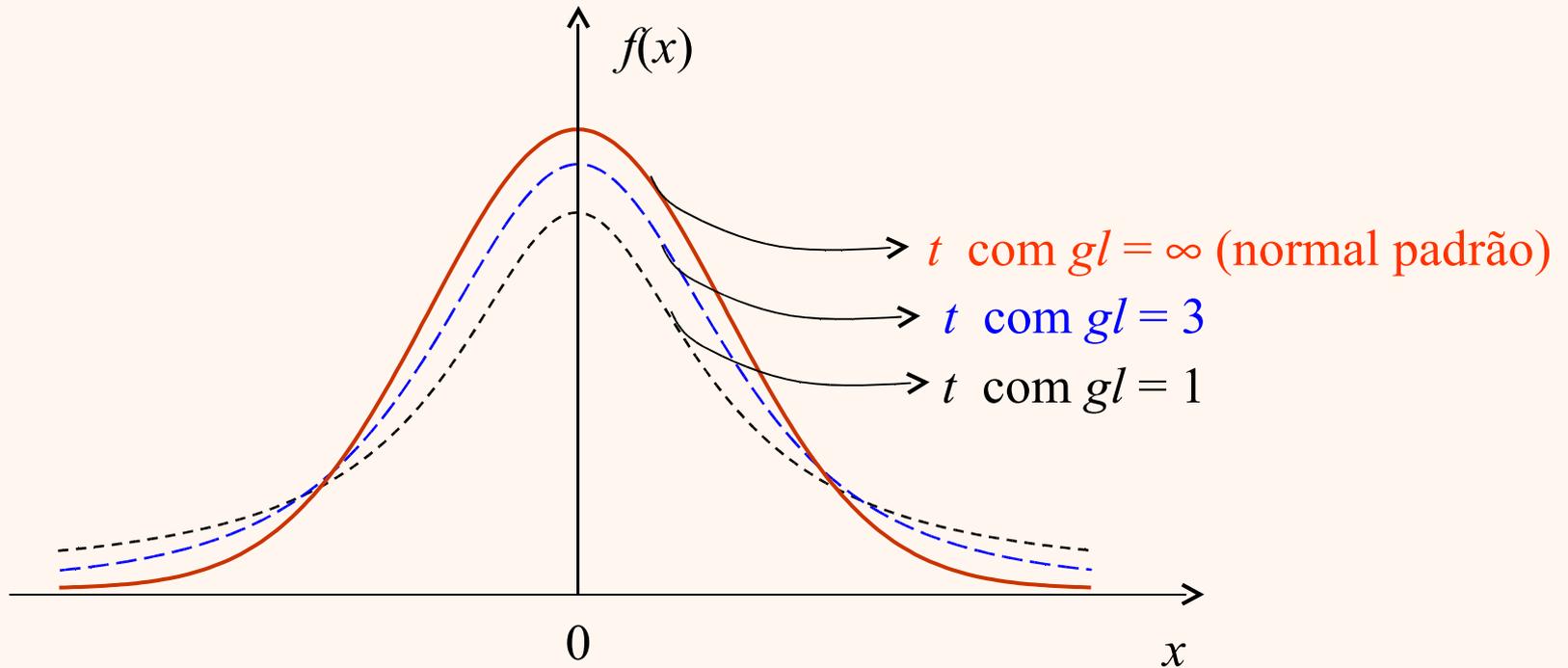
A distribuição *t* de *Student*

- Supondo a população com distribuição normal, a estatística

$$T = \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{S}{\sqrt{n}}}$$

tem distribuição de probabilidades conhecida como *distribuição t de Student*, com $gl = n - 1$ graus de liberdade.

A distribuição t de *Student*



Estimação de parâmetros: intervalo de confiança para média

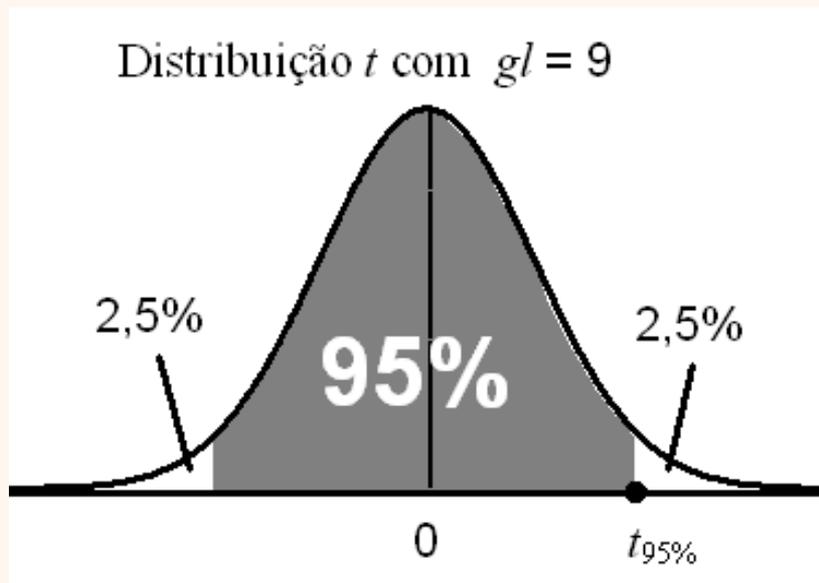
Caso o desvio padrão (populacional) **não** seja conhecido:

$$IC(\mu, \gamma) = \bar{X} \pm t_{\gamma} \frac{s}{\sqrt{n}}$$

s = desvio padrão calculado na amostra

Como usar a Tabela t (Tab. IV do Apêndice)

- Ilustração com $gl = 9$ e nível de confiança de 95%.



gl	Área na cauda superior
...	... 0,025 ...
9	2,262
...	...

$t_{95\%} = 2,262$

Tamanho de amostra

- Na fase do planejamento da pesquisa, muitas vezes precisamos calcular o tamanho n da amostra, para garantir uma certa precisão desejada, a qual é descrita em termos do *erro amostral máximo tolerado* (E_0 ,) e do nível de confiança (γ) a ser adotado no processo de estimação.
- Suponha amostragem aleatória simples

Tamanho de amostra

- No caso de estimação de μ , podemos exigir

$$|\bar{X} - \mu| \leq E_0$$

ou:

$$z_{\gamma} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \leq E_0$$

ou:

$$n \geq \frac{z_{\gamma}^2 \sigma^2}{E_0^2}$$

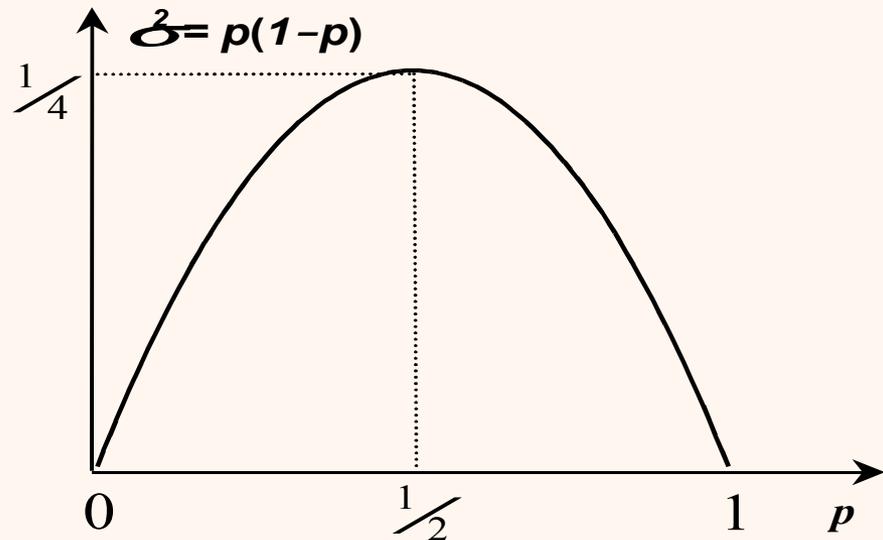
Tamanho de amostra

- No caso de estimação de p , a população é caracterizada por uma variável 0-1, portanto:

$$\sigma^2 = p \cdot (1-p) \leq \frac{1}{4}$$

Assim:

$$n \geq \frac{z_{\gamma}^2 p(1-p)}{E_0^2} \geq \frac{z_{\gamma}^2}{4E_0^2}$$



Ver discussão no livro.

Tamanho mínimo de uma amostra aleatória simples

Parâmetro de interesse	Valor inicial do tamanho da amostra
uma média (μ):	$n_0 = \frac{z_Y^2 \sigma^2}{E_0^2}$
uma proporção (p):	$n_0 = \frac{z_Y^2 p(1-p)}{E_0^2}$
várias proporções (p_1, p_2, \dots):	$n_0 = \frac{z_Y^2}{4E_0^2}$
Tamanho da amostra	
População infinita:	$n = n_0$ (arredondamento para o inteiro superior)
População de tamanho N :	$n = \frac{N \cdot n_0}{N + n_0 - 1}$ (arredondamento para o inteiro superior)