



# Matemática Computacional

## Teórica 3

Departamento de Matemática  
Instituto Superior de Engenharia do Porto

2º Semestre 21-22

# Conteúdo

- 1 Teorema do limite central
- 2 Amostragem
- 3 Distribuições de Amostragem

# Teorema do Limite Central

## Teorema (TLC)

*Se  $X_1, X_2, \dots, X_n$  são  $n$  variáveis aleatórias independentes e identicamente distribuídas (i.i.d.) com média  $\mu$  e variância finita  $\sigma^2$  então a v.a.*

$$Y = \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{D.} N(n\mu, n\sigma^2)$$

Nota: Na prática, considera-se uma boa aproximação quando  $n \geq 30$ .

## Exemplo

Admite-se que o erro cometido (em mm) em cada operação de medição é uma v.a. com média  $\mu = 0$  e desvio padrão  $\sigma = 5$ . Para a realização de um trabalho de medição realizaram-se 50 operações. Calcule a probabilidade do erro de medição acumulado nas 50 operações exceder 2 cm.

$X_i$  - v.a. erro cometido na operação  $i$ ,  $i = 1, 2, \dots, 50$

$Y = \sum_{i=1}^{50} X_i$  - v.a. erro cometido no total das 50 operações

Pelo teorema do limite central e sendo  $n \geq 30$ , tem-se

$$Y = \sum_{i=1}^{50} X_i \sim N(50 \times 0, 50 \times 5^2)$$

$$P(Y > 20) = 1 - P(Y \leq 20) = 1 - \Phi\left(\frac{20-0}{35.35}\right) = 1 - \Phi(0.57) = 0.2843$$

## Aproximação da Binomial à Normal

### Teorema (Moivre)

*Se  $X$  é uma v.a. com distribuição Binomial,  $X \sim B_i(n, p)$  de valor médio  $\mu = np$  e variância  $\sigma^2 = npq$  então*

$$\frac{X - np}{\sqrt{npq}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{D.} N(0, 1)$$

Recorde-se que a distribuição Binomial pode ser aproximada pela distribuição de Poisson quando  $n$  é grande e  $p \approx 0$ .

Para valores de  $p \approx 1/2$ , o TLC garante uma boa aproximação da distribuição Binomial pela distribuição Normal.

**Regra prática:** quando  $np > 5$  e  $nq > 5$ , podemos considerar boa a aproximação da distribuição Binomial pela distribuição Normal

## Aproximação da Poisson à Normal

### Teorema

Se  $X$  é uma v.a. com distribuição de Poisson,  $X \sim P_o(\lambda)$  então

$$\frac{X - \lambda}{\sqrt{\lambda}} \xrightarrow[\lambda \rightarrow \infty]{D.} N(0, 1)$$

Os teoremas anteriores permitem-nos aproximar uma variável discreta por uma contínua.

Neste caso, é necessário fazer-se uma *correção de continuidade*, que consiste em considerar

$$P(X = k) \approx P(k - 0.5 < X < k + 0.5)$$

$$P(X \leq k) \approx P(X < k + 0.5)$$

## Exemplo

Seja  $X \sim B_i(15, 0.4)$ . Calcule os valores exatos e os valores aproximados das seguintes probabilidades:

1  $P(X = 5)$

2  $P(10 < X \leq 14)$

## Resolução:

Os valores aproximados são calculados a partir da distribuição normal,  $\frac{X-6}{1.9} \sim N(0, 1)$

1 Valor “exato” de  $P(X = 5) = 0.1859$  (tabela da Binomial)

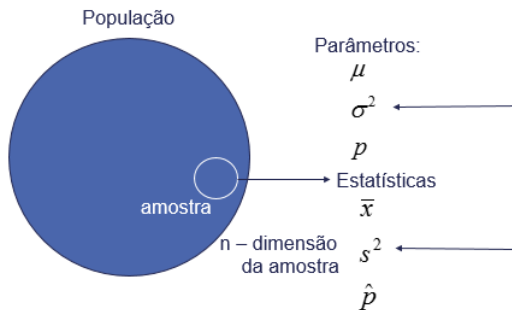
Valor aproximado de  $P(X = 5) \approx P(4.5 < X < 5.5) = \Phi\left(\frac{5.5-6}{1.9}\right) - \Phi\left(\frac{4.5-6}{1.9}\right) = \Phi(-0.26) - \Phi(-0.79) = 0.1827$

2 Valor “exato” de  $P(10 < X \leq 14) = 0.0093$

Valor aproximado de  $P(10 < X \leq 14) \approx P(10.5 < X < 14.5) = \Phi\left(\frac{14.5-6}{1.9}\right) - \Phi\left(\frac{10.5-6}{1.9}\right) = 0.0089$

# Amostragem

Muitas aplicações da estatística a problemas reais consistem na recolha de amostras de populações e subsequente cálculo de certas medidas descritivas (média, proporção, etc) para a obtenção de informações/conclusões sobre as características das populações em estudo.





## Amostra aleatória

Diz-se que  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  é uma amostra aleatória de dimensão  $n$  se as variáveis  $X_i$  ( $i = 1, \dots, n$ ) são independentes e semelhantes, i.é., têm todas a mesma distribuição (igual à da população).

Nota: Antes da amostragem, as quantidades observáveis são variáveis aleatórias.

Depois da amostragem obtemos um conjunto de dados que passamos a representar por  $x_1, x_2, \dots, x_n$ .

As amostras classificam-se em **grandes amostras** se  $n \geq 30$  e em **pequenas amostras** se  $n < 30$ .

## Estatística

Estatística é toda a função  $T$  da amostra aleatória, que não contenha parâmetros desconhecidos.

$T = T(X_1, X_2, \dots, X_n)$  é uma variável aleatória função dos valores aleatórios.

A cada amostra observada  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  corresponde um valor numérico  $t(x_1, x_2, \dots, x_n)$ .

# Exemplos

## ■ Média Amostral

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

## ■ Variância Amostral

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

# Distribuições de Amostragem

## Distribuição de amostragem

As estatísticas são, por definição, variáveis aleatórias que têm distribuições usualmente chamadas **distribuições de amostragem**.

Se  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  é uma amostra aleatória de uma população com função densidade de probabilidade  $f(x|\theta)$  ( $\theta$  - parâmetro desconhecido) então a distribuição de amostragem da estatística  $T = T(X_1, X_2, \dots, X_n)$  define-se a partir da distribuição conjunta  $\prod_{i=1}^n f(x_i|\theta)$ .

# Distribuição da Média Amostral

## População com distribuição Normal

Se  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  é uma amostra aleatória de uma população com distribuição Normal

$$X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$$

então, pela aditividade da distribuição Normal, tem-se

$$\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

# Distribuição da Média Amostral

Observe-se que:

$$E(\overline{X}) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu = \frac{n\mu}{n} = \mu$$

$$V(\overline{X}) = V\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n V(X_i) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sigma^2 = \frac{n\sigma^2}{n^2} = \frac{\sigma^2}{n}$$

# Distribuição da Média Amostral

## População com distribuição **NÃO** Normal

Se  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  é uma amostra aleatória de uma população que não tem distribuição Normal, com

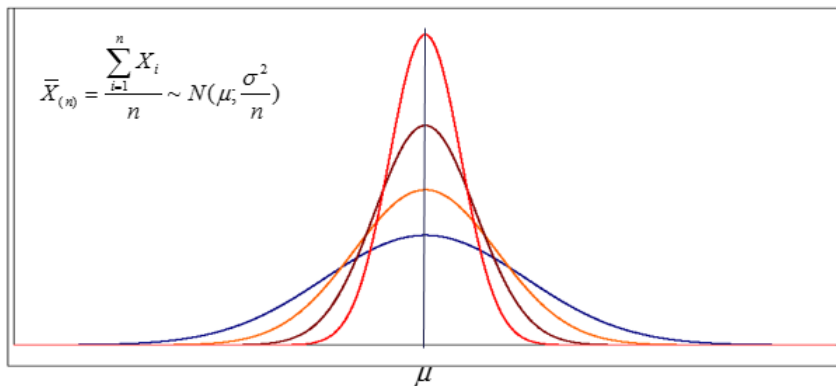
$$E(X_i) = \mu \text{ e } V(X_i) = \sigma^2$$

então

■ se  $n \geq 30$ ,  $\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$ .

Se  $\sigma^2$  desconhecida,  $\sigma^2 \approx s^2$

■ se  $n < 30$ ,  $\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}$  não tem distribuição normal



Obs: Quando a dimensão da amostra aumenta a dispersão diminui



## Exemplo

Admite-se que a resistência à tração das peças produzidas por um fornecedor é uma v.a.  $N(120kg, 25kg^2)$ . Um cliente, interessado em realizar um grande negócio, combinou com o fornecedor a realização de um ensaio de tração a 40 peças escolhidas aleatoriamente.

Calcule a probabilidade de se realizar negócio sabendo que o comprador aceita o negócio caso se obtenha uma resistência média superior a 118 kg.

## Exemplo: resolução

$\bar{X}$  - v. a. resistência média de 40 peças (Kg)

$X_i$  - v. a. resistência da  $i$ -ésima peça (kg)

$X_i \sim N(120, 25)$ ,  $i = 1, 2, \dots, 40$

$$\bar{X} = \sum_{i=1}^{40} \frac{X_i}{40} \sim N(120, \frac{25}{40})$$

$$\begin{aligned} P(\bar{X} > 118) &= 1 - P(\bar{X} \leq 118) = 1 - \Phi\left(\frac{118 - 120}{\sqrt{25/40}}\right) \\ &= 1 - \Phi(-2.53) = 1 - (1 - \Phi(2.53)) \\ &= \Phi(2.53) = 0.9943 \end{aligned}$$

## Distribuição da diferença entre duas médias amostrais

### Duas populações com distribuições Normais

Se  $(X_{A_1}, X_{A_2}, \dots, X_{A_n})$  e  $(X_{B_1}, X_{B_2}, \dots, X_{B_m})$  são duas amostras aleatórias independentes de duas populações A e B com distribuição Normal, onde

$$X_{A_i} \sim N(\mu_A, \sigma_A^2), \quad \bar{X}_A = \frac{\sum_{i=1}^n X_{A_i}}{n} \sim N\left(\mu_A, \frac{\sigma_A^2}{n}\right) \text{ e}$$

$$X_{B_i} \sim N(\mu_B, \sigma_B^2), \quad \bar{X}_B = \frac{\sum_{i=1}^m X_{B_i}}{m} \sim N\left(\mu_B, \frac{\sigma_B^2}{m}\right) \text{ então}$$

$$\bar{X}_A - \bar{X}_B \sim N\left(\mu_A - \mu_B, \frac{\sigma_A^2}{n} + \frac{\sigma_B^2}{m}\right)$$

# Distribuição da diferença entre duas médias amostrais

## Duas populações com distribuições **NÃO** Normais

Se  $(X_{A_1}, X_{A_2}, \dots, X_{A_n})$  e  $(X_{B_1}, X_{B_2}, \dots, X_{B_m})$  são duas amostras aleatórias independentes de duas populações A e B que não têm distribuição Normal, onde  $E(X_{A_i}) = \mu_A$ ,  $V(X_{A_i}) = \sigma_A^2$  e  $E(X_{B_i}) = \mu_B$ ,  $V(X_{B_i}) = \sigma_B^2$  então

- se  $n \geq 30$  e  $m \geq 30$ , pelo teorema do limite central e aditividade da Normal, tem-se

$$\bar{X}_A - \bar{X}_B \sim N\left(\mu_A - \mu_B, \frac{\sigma_A^2}{n} + \frac{\sigma_B^2}{m}\right)$$

- se  $n < 30$  e  $m < 30$ ,  $\bar{X}_A - \bar{X}_B$  não tem distribuição Normal

## Exemplo

Suponha que se realizou uma amostra de 40 peças a cada um de dois fornecedores,  $A$  e  $B$ .  $A$  produz peças cuja resistência é  $N(120kg, 25kg^2)$  e  $B$  produz peças cuja resistência é uma v.a. com média  $122kg$  e uma variância de  $49kg^2$ .

Qual a probabilidade da resistência média de 40 peças do fornecedor  $A$  exceder a resistência média de 40 peças do fornecedor  $B$ ?

### Resolução:

$$\overline{X}_A \sim N\left(120, \frac{25}{40}\right) \quad ; \quad \overline{X}_B \sim N\left(122, \frac{49}{40}\right)$$

$$Y = \overline{X}_A - \overline{X}_B \sim N\left(120 - 122, \frac{25}{40} + \frac{49}{40}\right) \Leftrightarrow Y \sim N(-2, 1.85)$$

$$\begin{aligned} P(\overline{X}_A > \overline{X}_B) &= P(\overline{X}_A - \overline{X}_B > 0) = P(Y > 0) = 1 - P(Y \leq 0) \\ &= 1 - \Phi\left(\frac{0 - (-2)}{\sqrt{1.85}}\right) = 1 - \Phi(1.36) = 0.0869 \end{aligned}$$

## Distribuição da proporção amostral

De uma população, com uma proporção  $p$  de elementos que têm determinada característica em estudo, são recolhidas amostras aleatórias de dimensão  $n$  e calculada a correspondente proporção observada  $\hat{p}_0$ .

Seja  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  uma amostra aleatória de dimensão  $n > 30$  extraída, com reposição, de uma população.

Cada uma das variáveis  $X_i$  tem uma distribuição de Bernoulli de parâmetro  $p$ .

$$X_i \sim Be(p)$$

$$E(X_i) = p$$

$$V(X_i) = p(1 - p)$$

## Distribuição da proporção amostral

Seja  $X = \sum_{i=1}^n X_i$  a v.a. que representa o n.º de elementos da população que têm a característica em estudo.

Sabemos que  $X \sim B_i(n, p)$ .

Como  $n > 30$  podemos assegurar, pelo teorema do limite central, que  $X$  tem uma distribuição aproximadamente Normal

$$X = \sum_{i=1}^n X_i \sim N(np, npq)$$

## Proporção amostral

Definimos  $\hat{P}$  a v.a. que representa a proporção (amostral) de elementos possuidores da característica em estudo, em  $n$  elementos amostrados

$$\hat{P} = \frac{X}{n} \sim N\left(p, \frac{pq}{n}\right)$$

Observe-se que

$$E(\hat{P}) = E\left(\frac{X}{n}\right) = \frac{1}{n}E(X) = \frac{np}{n} = p$$

$$V(\hat{P}) = V\left(\frac{X}{n}\right) = \frac{1}{n^2}V(X) = \frac{npq}{n^2} = \frac{pq}{n}$$



## Exemplo

Um fornecedor produz componentes com uma taxa de 5% de defeituosos. Um comprador retira uma amostra de 50 peças do total produzido e calcula a percentagem de componentes defeituosos. Calcule a probabilidade de na amostra, se observar uma percentagem de componentes defeituosos superior a 6%.

### Resolução:

$\hat{P}$  - v.a que representa a proporção de peças defeituosas observada numa amostra de 50 peças

$p = 0.05$  - proporção de peças defeituosas produzidas pelo fornecedor

$$\hat{P} \sim N\left(0.05, \frac{0.05 \times 0.95}{50}\right) \Leftrightarrow \hat{P} \sim N(0.05, 0.03^2)$$

$$P(\hat{P} > 0.06) = 1 - P(\hat{P} \leq 0.06) = 1 - P\left(Z \leq \frac{0.06 - 0.05}{0.03}\right) = 1 - \Phi(0.33) = 0.3707$$

# Distribuição da diferença entre duas proporções amostrais

## Distribuição da diferença entre duas proporções

Se  $(X_{A_1}, X_{A_2}, \dots, X_{A_n})$  e  $(X_{B_1}, X_{B_2}, \dots, X_{B_m})$  são duas amostras aleatórias independentes de duas populações A e B,  $p_A$  e  $p_B$  as respectivas proporções de elementos possuidores de uma característica em estudo e  $\hat{P}_A \sim N\left(p_A, \frac{p_A q_A}{n}\right)$  e  $\hat{P}_B \sim N\left(p_B, \frac{p_B q_B}{m}\right)$  as v.a. proporções amostrais então

$$\hat{P}_A - \hat{P}_B \sim N\left(p_A - p_B, \frac{p_A q_A}{n} + \frac{p_B q_B}{m}\right)$$

## Exemplo

Na tabela seguinte indica-se a percentagem de peças defeituosas produzidas por 2 fornecedores

Fornecedor	Percentagem de defeituosas
A	6%
B	4%

Qual a probabilidade da percentagem de peças defeituosas produzidas pelo fornecedor B ser superior à do fornecedor A, quando são retiradas duas amostras aleatórias, de 60 peças de cada fornecedor?

## Exemplo: resolução

$\hat{P}_A$  - proporção de peças defeituosas produzidas pelo fornecedor A, numa amostra aleatória de 60 peças

$$\hat{P}_A \sim N\left(0.06, \frac{0.06 \times 0.94}{60}\right)$$

$\hat{P}_B$  - proporção de peças defeituosas produzidas pelo fornecedor B, numa amostra aleatória de 60 peças.

$$\hat{P}_B \sim N\left(0.04, \frac{0.04 \times 0.96}{60}\right)$$

$$\begin{aligned} D = \hat{P}_B - \hat{P}_A &\sim N\left(0.04 - 0.06, \frac{0.04 \times 0.96}{60} + \frac{0.06 \times 0.94}{60}\right) \\ D &\sim N(-0.02, 0.04^2) \end{aligned}$$

$$P(D > 0) = 1 - P(D \leq 0) = 1 - P\left(Z \leq \frac{0 - (-0.02)}{0.04}\right) = 1 - \Phi(0.5) = 0.3085$$