



Lisbon School  
of Economics  
& Management  
Universidade de Lisboa

# Estatística II

Licenciatura em Gestão  
2.º Ano/1.º Semestre  
2023/2024

# Aulas Teóricas N.ºs 1 e 2 (Semana 1)

**Docente:** Elisabete Fernandes

**E-mail:** efernandes@iseg.ulisboa.pt



<https://doity.com.br/estatistica-aplicada-a-nutricao>



<https://basiccode.com.br/produto/informatica-basica/>

# Conteúdos Programáticos

Aulas Teóricas  
(Semanas 1 a 5)

- **Capítulo 1:** Estimação

Aulas Teóricas  
(Semanas 5 a 7)

- **Capítulo 2:** Testes de Hipóteses

Aulas Teóricas  
(Semanas 7 a 9)

- **Capítulo 3:** Modelo de Regressão Linear

Aulas Teóricas  
(Semanas 10 a 13)

- **Capítulo 4:** Complementos ao Modelo de Regressão Linear

**Material didático:** Exercícios do Livro Murteira et al (2015), Formulário e Tabelas Estatísticas

**Bibliografia:** B. Murteira, C. Silva Ribeiro, J. Andrade e Silva, C. Pimenta e F. Pimenta; *Introdução à Estatística*, 2ª ed., Escolar Editora, 2015.

<https://cas.iseg.ulisboa.pt>

## 1. Estimação

- a. Introdução
- b. Métodos dos momentos
- c. Método da máxima verosimilhança
- d. Propriedade dos estimadores por pontos
- e. Estimação por intervalos para populações normais
- f. Estimação por intervalos para populações não normais (grandes amostras)

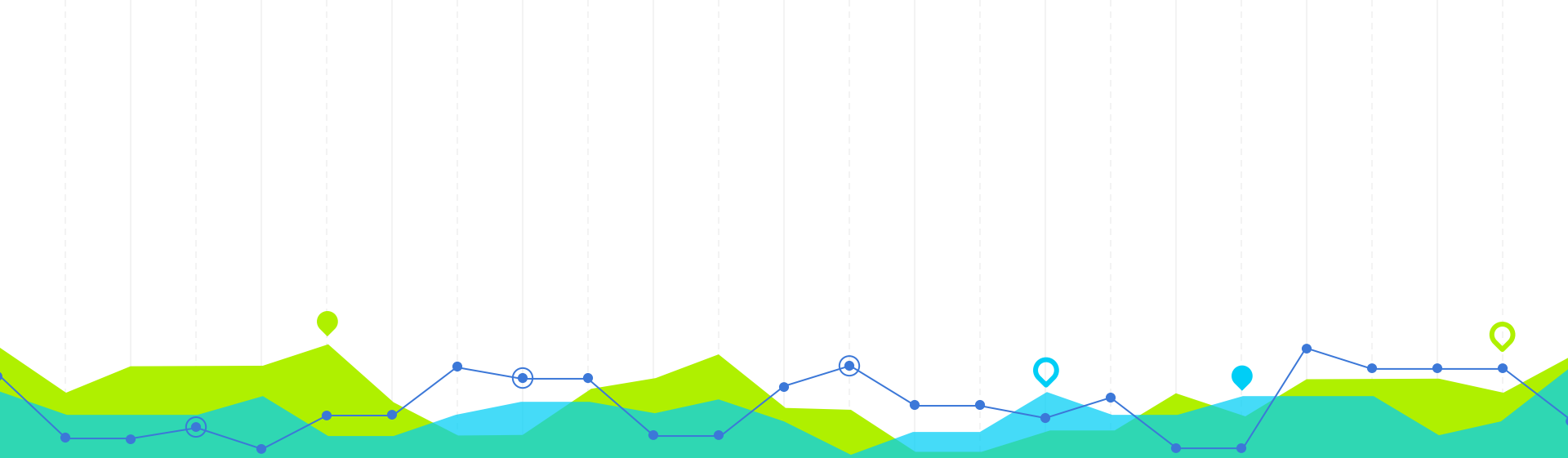
### 1ª semana (19/9 e 21/9)

T01 – Apresentação da UC e Introdução à Inferência Estatística

Breve revisão de aspetos fundamentais de amostragem.

T02 - Estimação - Método dos Momentos

Estimação: Método dos Momentos. Exemplos



# O Que é a Estatística?

1



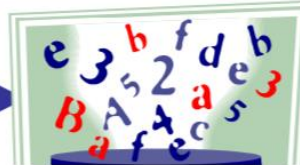
A **Estatística** pode ser definida  
como um conjunto de métodos  
para **Recolha, Análise** e  
**Interpretação** de DADOS.



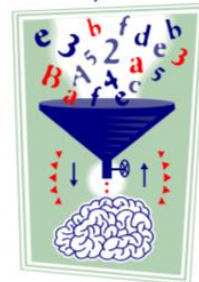
Perguntas



Estudos



Dados



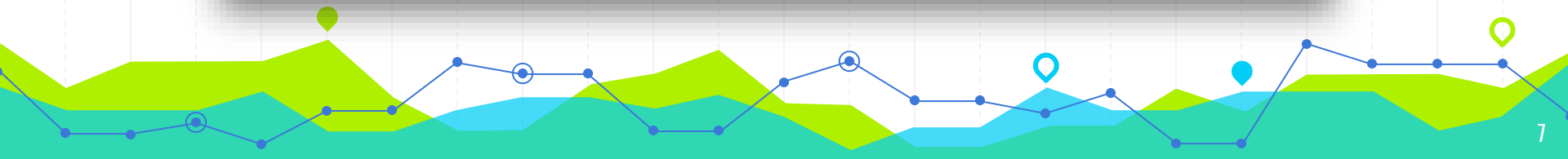
Informação



Respostas

**Estatística**

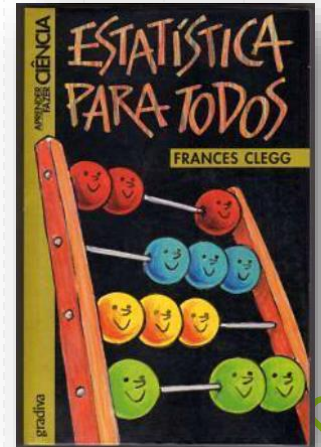
<http://www.est.ufmg.br/~edna/bionutri/NUT-Aula01.pdf>





Os *símbolos estatísticos* são semelhantes aos símbolos usados em qualquer outro idioma. Para adquirir fluência num idioma necessitamos apenas de Tempo, Esforço e Prática.

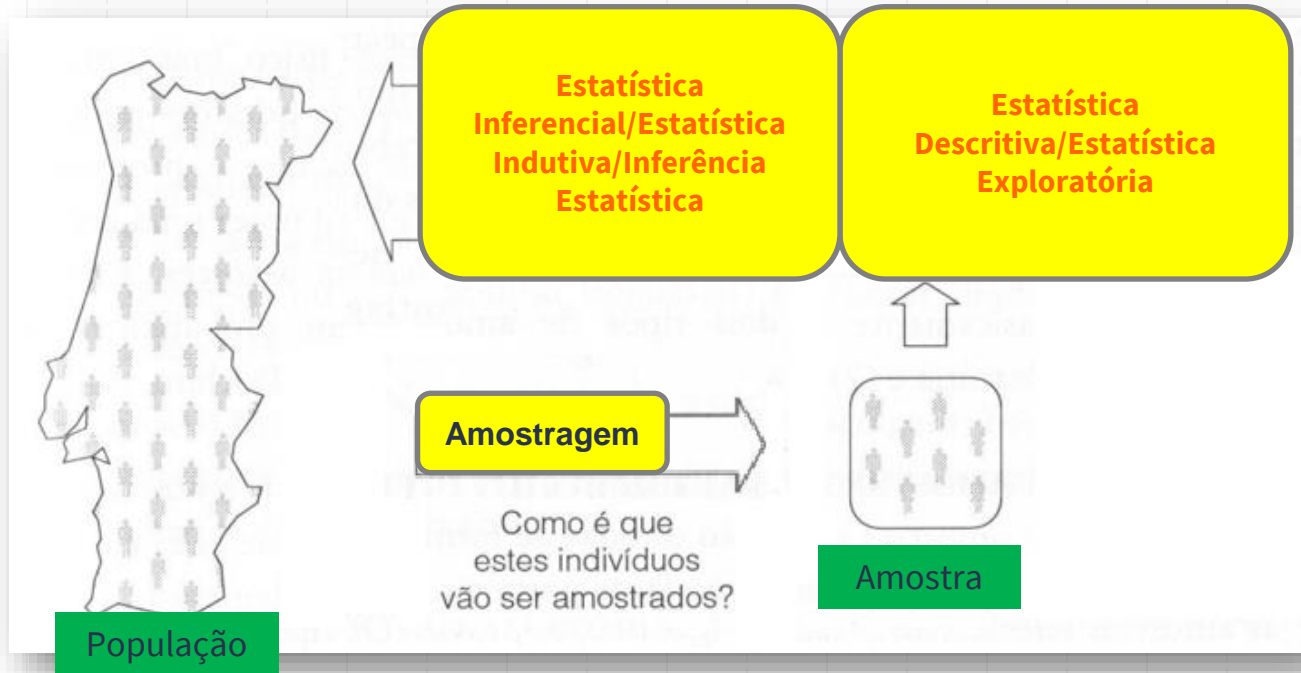
A Estatística é para todos!



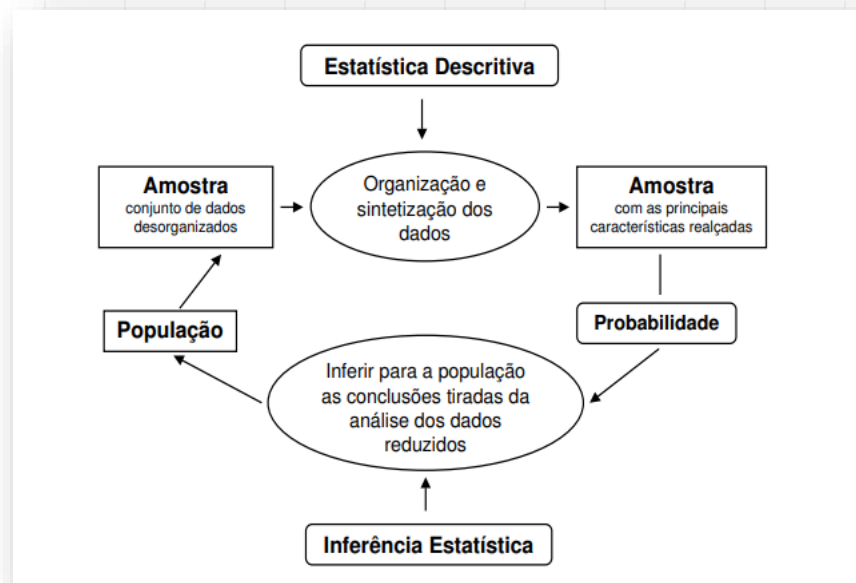
<https://www.custojusto.pt>

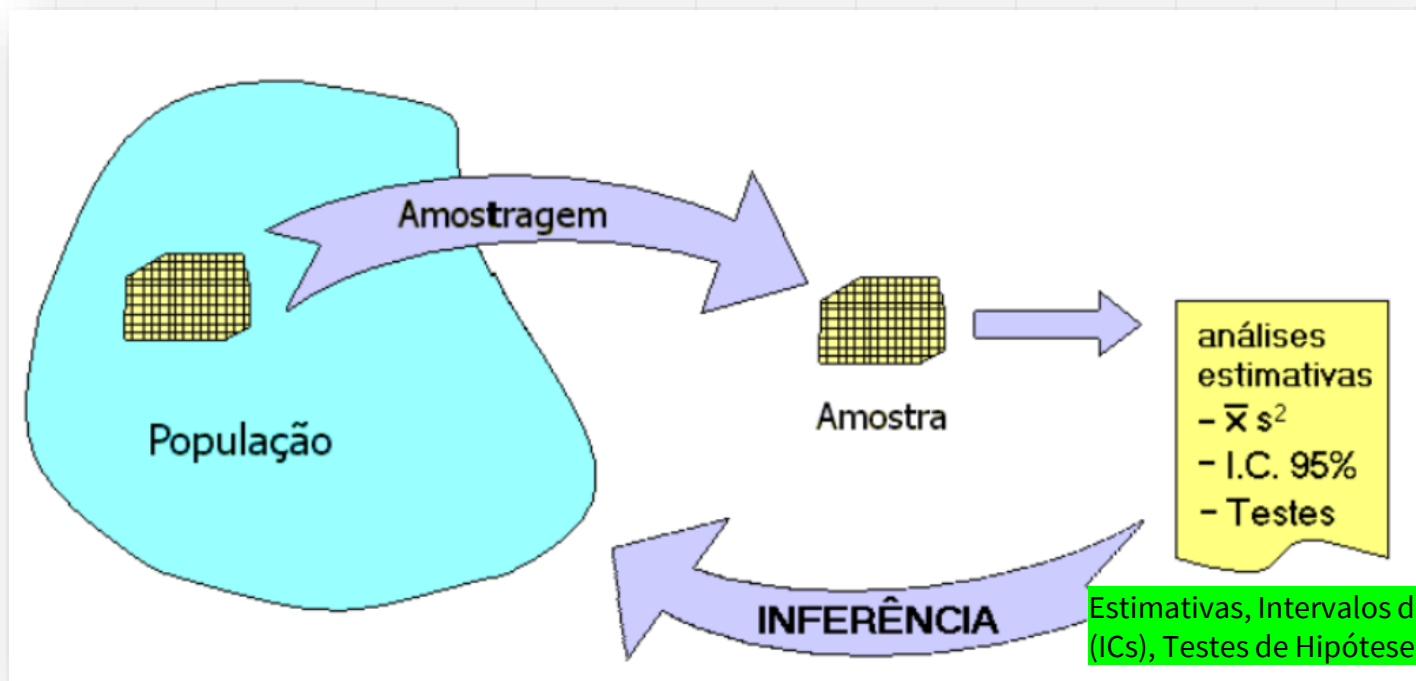


# Estatística Exploratória vs. Estatística Inferencial



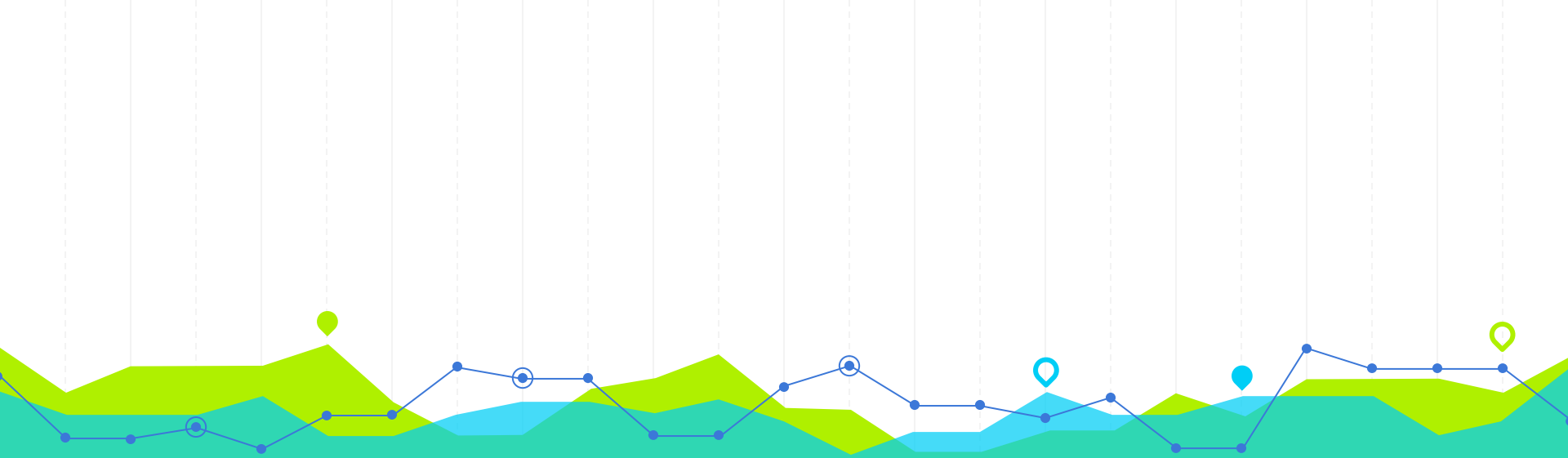
# Estatística Descritiva vs. Inferência Estatística





Estimativas, Intervalos de Confiança (ICs), Testes de Hipóteses...

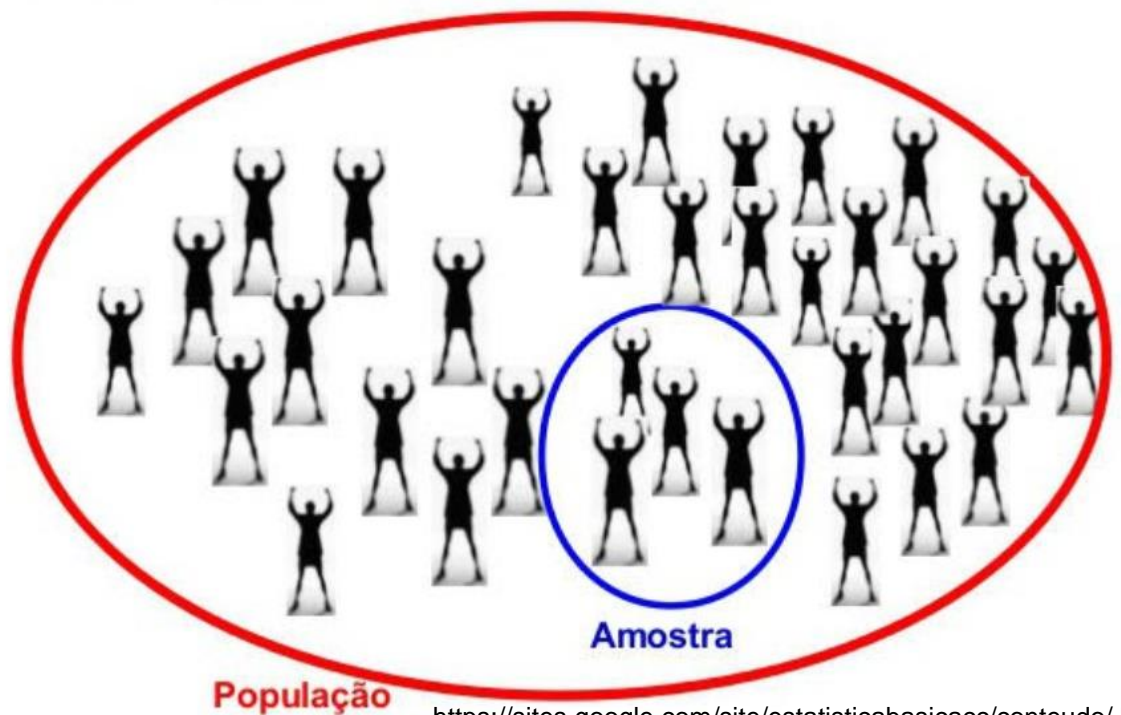
<https://sites.google.com/site/estatisticabasicacc>



# Inferência Estatística

Estimação Pontual e Estimação Intervalar

# 2



<https://sites.google.com/site/estatisticabasicacc/conteudo/>

➤ **POPULAÇÃO:**

- é uma coleção completa de todos os elementos a serem estudados

➤ **AMOSTRA:**

- é um subconjunto da população

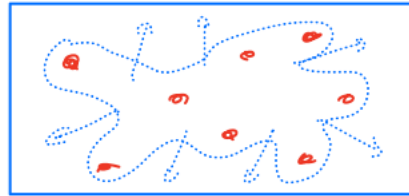
➤ **CENSO:**

- é uma coleção de dados relativos a todos os elementos de uma população:

<https://slideplayer.com.br/slide/2627398>

# Amostra Aleatória

Perante "falta de informação" sobre a v.c. (população),  
vamos recolher uma amostra, estudar intensamente  
esta amostra e tentar extrapolar p/ a população.



$\Omega$

• - elementos da  
população que  
são estudados  
↓  
amostra  
( $x_1, x_2, \dots, x_n$ )

# População vs Amostra Aleatória

população

(X)

v.c. interesse

→ recolher um subconjunto →  
representativo de população

①

$(X_1, X_2, \dots, X_n)$

(amostra aleatória)

②

estudar a amostra,  
através de estatísticas  
descritivas

③

inferir ("extrapolar")  
os resultados da amostra  
p/ a população.

# Amostragem

① Amostragem (Regras p/ assegurar a "bondade" dos resultados)

Amostragem é representativa de população se tiver as seguintes características:

$(X_1, X_2, \dots, X_n)$  : conjunto de variáveis aleatórias independentes entre si e têm todas a mesma distribuição, que é a distribuição da v.c. (população)  
 $X$

Slides Professora Cláudia Nunes

a.a. = amostragem aleatória  
i.i.d. = independentes e idêntico/distribuídas



# Distribuição de uma a.a.: V.a.'s Discretas

Qual é a distribuição da a.a.  $(X_1, \dots, X_n)$ , sendo as v.a.'s  $X_i$ 's ( $i = 1, \dots, n$ ) iid a uma v.a. discreta  $X$ ?



# Distribuição de uma a.a.: V.a.'s Discretas

1ª questão: Qual é distribuição de uma c. c.?

i) se  $X$  for uma v. c. discreta

$P(X_1 = x_1, X_2 = x_2, \dots, X_n = x_n)$  [função de prob.  
conjunta de a.a.]

$=$   
 $\downarrow$   
independentes

$$P(X_1 = x_1) P(X_2 = x_2) \dots P(X_n = x_n)$$

$=$   
 $\downarrow$   
ident. distribuídos

$$P(X = x_1) P(X = x_2) \dots P(X = x_n)$$

$$= \prod_{i=1}^n P(X = x_i)$$

## Distribuição de uma a.a.: V.a.'s Poisson

Determine a seguinte função de probabilidade conjunta da a.a.  $(X_1, X_2, X_3)$ :  $P(X_1=4, X_2=3, X_3=5)$ , sendo  $X_i$ 's ( $i = 1, 2, 3$ ) iid a  $X \cap P(\lambda)$ .



# Distribuição de uma a.a.: V.a.'s Poisson

$$\begin{aligned} \text{exemplo: } X &\sim \text{Poisson}(\lambda) \quad \lambda = ? \\ P(X_1 = 4, X_2 = 3, X_3 = 5) &= \prod_{i=1}^3 \frac{e^{-\lambda} \lambda^{x_i}}{x_i!} \\ &= \frac{e^{-\lambda} \lambda^4}{4!} \frac{e^{-\lambda} \lambda^3}{3!} \frac{e^{-\lambda} \lambda^5}{5!} = \frac{e^{-3\lambda} \lambda^{12}}{4! 3! 5!} \end{aligned}$$

Slides Professora Cláudia Nunes

# Distribuição de uma a.a.: V.a.'s Contínuas

Qual é a distribuição da a.a.  $(X_1, \dots, X_n)$ , sendo  $X_i$ 's ( $i = 1, \dots, n$ ) iid a uma v.a. Contínua  $X$ ?



# Distribuição de uma a.a.: V.a.'s Contínuas

ii) se  $X$  for uma v.c. contínua

$f_{X_1, X_2, \dots, X_n}(x_1, x_2, \dots, x_n)$  [função de densidade de probabilidade conjunta]

$\stackrel{\text{independentes}}{=} f_{X_1}(x_1) f_{X_2}(x_2) \dots f_{X_n}(x_n)$

$= f_X(x_1) f_X(x_2) \dots f_X(x_n)$

idênticas e distribuídas

$= \prod_{i=1}^n f_X(x_i)$

## Distribuição de uma a.a.: V.a.'s Exponenciais

Determine a seguinte função densidade de probabilidade conjunta da a.a.  $(X_1, X_2, X_3, X_4)$ :  $f(1.3, 0.5, 2.5, 0.78)$ , sendo  $X_i$ 's ( $i = 1, 2, 3, 4$ ) iid a  $X \cap \text{Exp}(\lambda)$ .



# Distribuição de uma a.a.: V.a.'s Exponenciais

Exemplo:  $X \sim \text{Exp}(\mu)$

$$X_1 = 1.3 ; X_2 = 0.5 ; X_3 = 2.5 ; X_4 = 0.78$$

$$f_{X_1, X_2, X_3, X_4}(1.3, 0.5, 2.5, 0.78) = \mu e^{-\mu \times 1.3} \times \mu e^{-\mu \times 0.5}$$

$$\times \mu e^{-\mu \times 2.5} \times \mu e^{-\mu \times 0.78}$$

$$= \mu^4 e^{-\mu(1.3 + 0.5 + 2.5 + 0.78)} //$$



# Média e Variância Amostrais

② Das características de amostra frequentemente calculadas são:

média amostral:  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$

variância amostral:  $s^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$   
 $= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \bar{x}^2$  \*

⊕ porque:  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 =$   
 $= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i^2 + \bar{x}^2 - 2x_i\bar{x}) = \frac{1}{n} \left[ \sum_{i=1}^n x_i^2 + n\bar{x}^2 - 2\bar{x} \underbrace{\sum_{i=1}^n x_i}_{n\bar{x}} \right]$   
 $= \frac{1}{n} \left[ \sum_{i=1}^n x_i^2 + n\bar{x}^2 - 2n\bar{x}^2 \right]$   
 $= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \bar{x}^2$

variância amostral corrigida:  $s_{n-1}^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$

# Inferência Estatística

## ③ Inferência estatística

Situação dos capítulos 6 e 7:

- $X \sim \checkmark$  (v.c. de interesse)
- Com distribuição conhecida  $\mathcal{D}$
- Todos ou alguns parâmetros de distribuição são desconhecidos

parâmetros desconhecidos ( $\Theta$ )

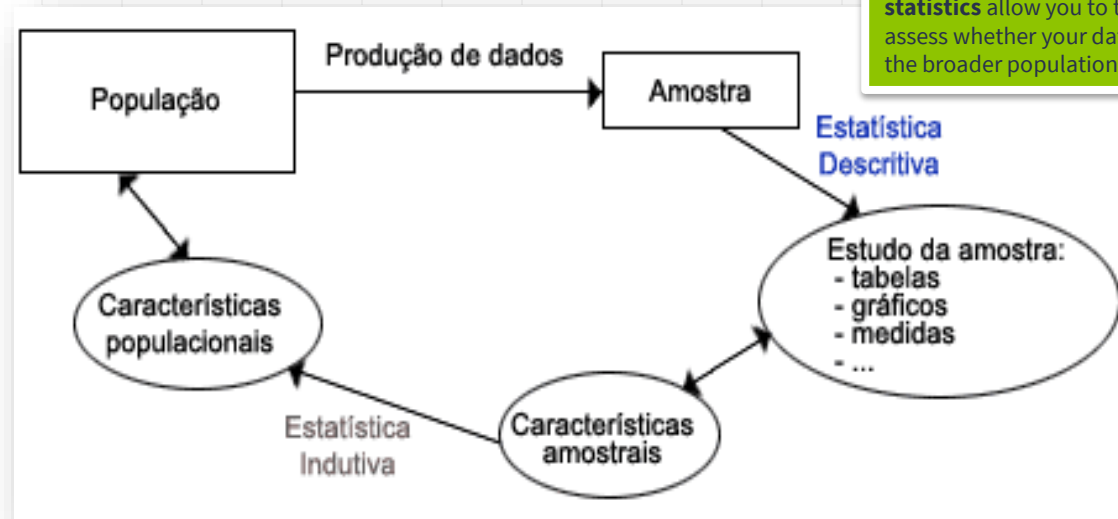
Objetivo: "adivinhar" o valor de  $\Theta$ , com base na amostra

estimar  $\Theta$ , com base na amostra

↓  
ESTIMADA { Pontual (cap. 6)  
Intervalar (cap. 7)

Slides Professora Cláudia Nunes

# Estatística Exploratória/Descritiva vs. Inferência Estatística ou Estatística Inferencial/Indutiva



“**Descriptive statistics** summarize the characteristics of a data set. **Inferential statistics** allow you to test a hypothesis or assess whether your data is generalizable to the broader population.”

# Estatística Inferencial

## Estimação de Parâmetros (por pontos/pontual e por intervalos/intervalar)

- Uma amostra é usada para estimar parâmetros (**estimadores/estimativas**) e construir **intervalos de confiança (ICs)**.
- **Exemplo:** Proporção de adolescentes de uma determinada escola que já realizaram uma dieta restritiva.

## Testes de Hipóteses

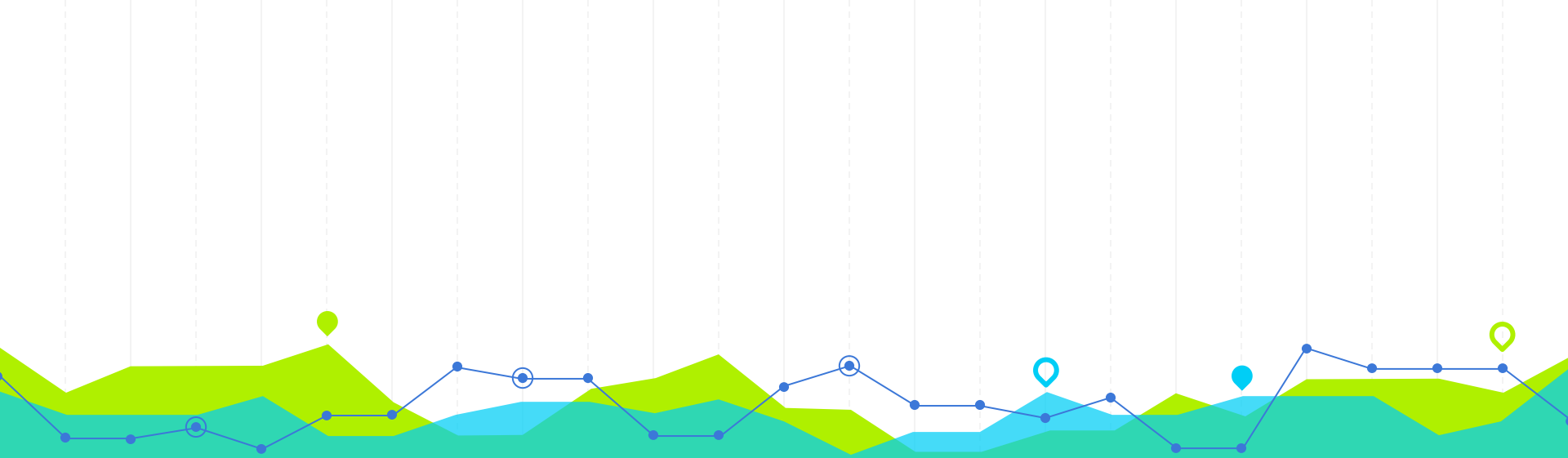
- Pretende-se **testar se o efeito observado tem significado estatístico na(s) população(ões)**.
- Uma amostra é usada para inferir para a(s) população(ões).
- **Exemplo:** Duas dietas restritivas têm, em média, o mesmo efeito na perda de peso?

# Estimação Pontual e Intervalar

Existem dois processos de estimação paramétrica:

- ✓ **Estimação Pontual:** produção de um valor (estimativa), que se pretende que seja o melhor, para um determinado parâmetro da população, com base na informação amostral;
- ✓ **Estimação Intervalar:** construção de um intervalo que, com certo grau de certeza previamente estipulado, se pretende que contenha o verdadeiro valor do parâmetro da população.

Um **estimador** dum parâmetro da população é uma variável aleatória (v. a.) ou função que depende da informação amostral e cujas realizações fornecem aproximações para o parâmetro desconhecido. A um valor específico assumido por este estimador para uma amostra em concreto chama-se **estimativa**.



# Estimação Pontual

Estimadores e Estimativas

# 3

# Estatística

i) ESTATÍSTICA: uma estatística é uma função (qualquer) que depende da amostra e não depende de nenhum parâmetro desconhecido.

Exemplo:  $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$        $\lambda = ?$

a.a.  $(X_1, X_2, \dots, X_{10})$

$$T_1 = \bar{X} = \frac{1}{10} \sum_{i=1}^{10} X_i$$

$$T_2 = 3 :$$

$$T_3 = \frac{1}{10} \sum_{i=1}^{10} (X_i - \lambda)^2$$

Quais destas funções são estatísticas?

Slides Professora Cláudia Nunes

# Estatística

i) ESTATÍSTICA: uma estatística é uma função (qualquer) que depende da amostra e não depende de nenhum parâmetro desconhecido.

Exemplo:  $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$        $\lambda = ?$

a.a.  $(X_1, X_2, \dots, X_{10})$

$T_1 = \bar{X} = \frac{1}{10} \sum_{i=1}^{10} X_i$  : É UMA ESTATÍSTICA

$T_2 = 3$  : É UMA ESTATÍSTICA

$T_3 = \frac{1}{10} \sum_{i=1}^{10} (X_i - \lambda)^2$  NÃO É ESTATÍSTICA!!



# Estatística

## DEF. 4: ESTATÍSTICA:

Uma estatística é uma função das variáveis observáveis, e é por si própria uma variável observável que não contém qualquer parâmetro desconhecido.

**EXEMPLO 5:** Seja a a.a.  $[X_1, X_2, \dots, X_n]$ . A média amostral  $\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$  é uma estatística.

**EXEMPLO 6:** Seja a v.a.  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  com  $\mu$  e  $\sigma^2$  desconhecidos, então  $x - \mu$  não é estatística porque não é observável, é função do parâmetro desconhecido  $\mu$ .

**EXEMPLO 6:** Seja uma v.a. com distribuição  $N(\mu; \sigma^2)$  Quais são Estatísticas?

a)  $X^2 - \mu$

d)  $X - 4$

b)  $\frac{X}{\sigma^2}$

e)  $X - \log X^3$

c)  $X^2 - 3$

Quais destas funções são estatísticas?

# Estimador

ii) ESTIMADOR : é uma estatística que toma valores no espaço do parâmetro desconhecido

Exemplo:  $X \sim \text{Ber}(p)$   $p = ?$   $p \in [0,1]$

a. c.  $(X_1, \dots, X_{20})$

$$T_1 = \sum_{i=1}^{20} X_i$$

$$T_2 = \frac{1}{20} \sum_{i=1}^{20} X_i$$

$$T_3 = \frac{\bar{X} - p}{1 - p}$$

Quais destas funções são estimadores do parâmetro  $p$ ?

Slides Professora Cláudia Nunes

# Estimador

ii) ESTIMADOR : é uma estatística que toma valores no espaço do parâmetro desconhecido

Exemplo:  $X \sim \text{Ber}(p)$   $p = ?$   $p \in [0,1]$

a. c.  $(X_1, \dots, X_{20})$

$$T_1 = \sum_{i=1}^{20} X_i \in \{0, 1, \dots, 20\} \neq [0,1]$$

$$T_2 = \frac{1}{20} \sum_{i=1}^{20} X_i = \bar{X} \in [0,1] \quad \checkmark$$

$$T_3 = \frac{\bar{X} - p}{1-p}$$

não é estimador  
porque mesmo se for  
estatística

Slides Professora Cláudia Nunes

# Estimador vs. Estimativa

Dada uma amostra aleatória  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  chama-se **estatística** a uma função da amostra aleatória que não envolve parâmetros desconhecidos.

## Definição

Chama-se **estimador** de  $\theta$  a uma estatística que a cada amostra observada faz corresponder um valor que estima  $\theta$ , a que chamamos uma **estimativa** de  $\theta$ .

$\Theta^*(X_1, X_2, \dots, X_n)$  é um estimador

$\theta^*(x_1, x_2, \dots, x_n)$  é uma estimativa

[modulol aula3 4 Estimação.pdf](#)

## Não confundir

- estimador– variável aleatória
- estimativa–valor aproximado do parâmetro, obtido pelo estimador usando uma amostra particular

**Definição:** Um estimador dum parâmetro da população é uma variável aleatória (v. a.) que depende da informação amostral e cujas realizações fornecem aproximações para o parâmetro desconhecido. A um valor específico assumido por este estimador para uma amostra em concreto chama-se **estimativa**.

# Estimador vs. Estimativa

Exemplo: São estimadores

$$\text{i) } \bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i/n \quad \text{e} \quad \text{ii) } S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2.$$

Observada, por exemplo, a amostra **(1, 2, 0, 3, 1, 5)**

As estimativas associadas àqueles estimadores são:

$$\text{i) } \bar{x} = \frac{1}{6} \sum_{i=1}^6 x_i = 2 \quad \text{e} \quad \text{ii) } s^2 = \frac{1}{5} \sum_{i=1}^6 (x_i - \bar{x})^2 = 3.2$$

Consideremos o caso de termos uma dada população com distribuição  $F(x|\theta)$ , com um **parâmetro desconhecido**  $\theta$ .

Como se podem definir vários estimadores de um parâmetro, põe-se o problema de escolher, se possível “o melhor”. Há então que considerar certas **propriedades que um estimador deve verificar**.

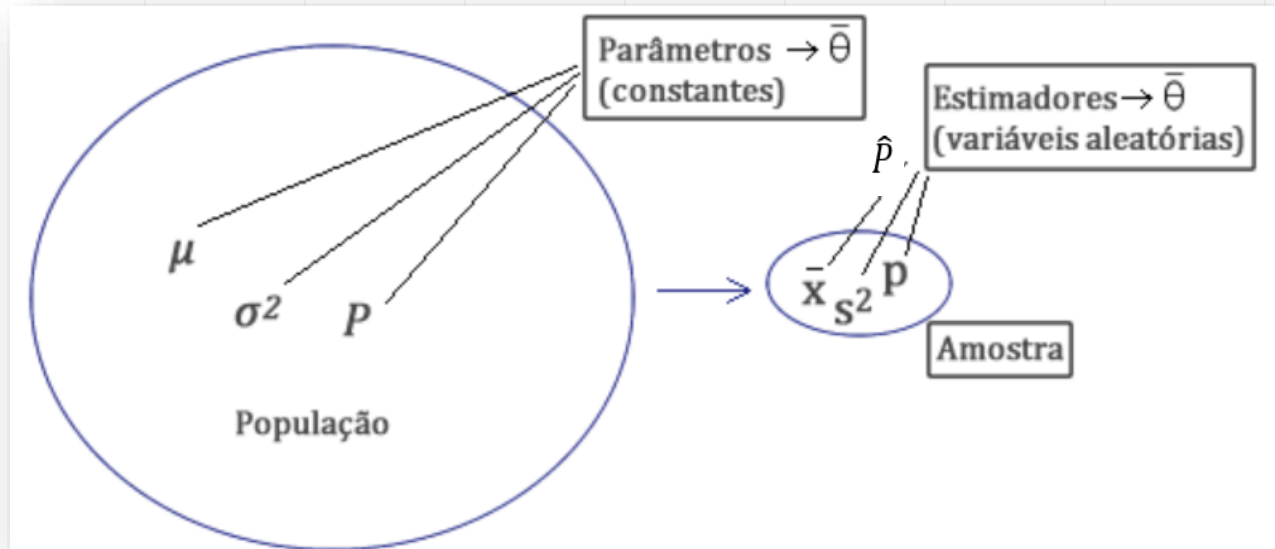
## Conceitos Básicos

**Parâmetro** é uma quantidade numérica, em geral desconhecida, que descreve uma característica da população. Normalmente é representado por letras gregas como  $\mu$  e  $\sigma$ , entre outras.

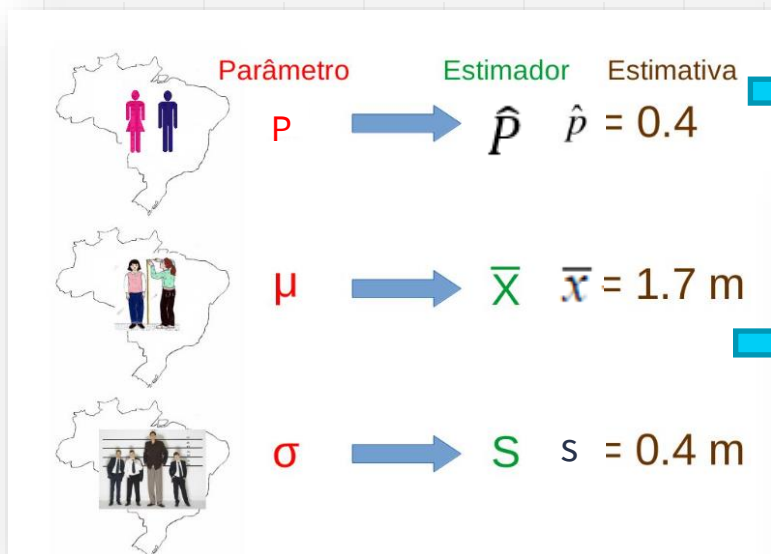
**Estimador** é uma função dos valores da amostra que utilizamos para estimar um parâmetro populacional. Os estimadores, em geral, são representados por letras gregas com acento circunflexo:  $\hat{\mu}$ ,  $\hat{\sigma}$ , etc.

**Estimativa** é o valor numérico obtido através do estimador.

# Estimadores vs. Estimativas



# Estimadores vs. Estimativas



$$\hat{p} = \frac{x}{n}$$

Sendo X o número de elementos da amostra (n) que apresenta a característica de estudo.

A estimativa do parâmetro da proporção populacional (P) é dada por esta fórmula; e o respectivo estimador é X/n.

Parâmetro Desconhecido	Estadística Estimador	Estimativa Pontual
$\mu$	$\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$	$\bar{x}$
$\sigma^2$	$S^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{X})^2}{n - 1}$	$s^2$

<https://me323-unicamp.github.io/aulas/slides/parte10/parte10.html>

<https://sites.google.com/site/estaticabasicacc/conteudo>

Variância corrigida ( $s^2$ )

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

Variância não corrigida ( $s^2$ )

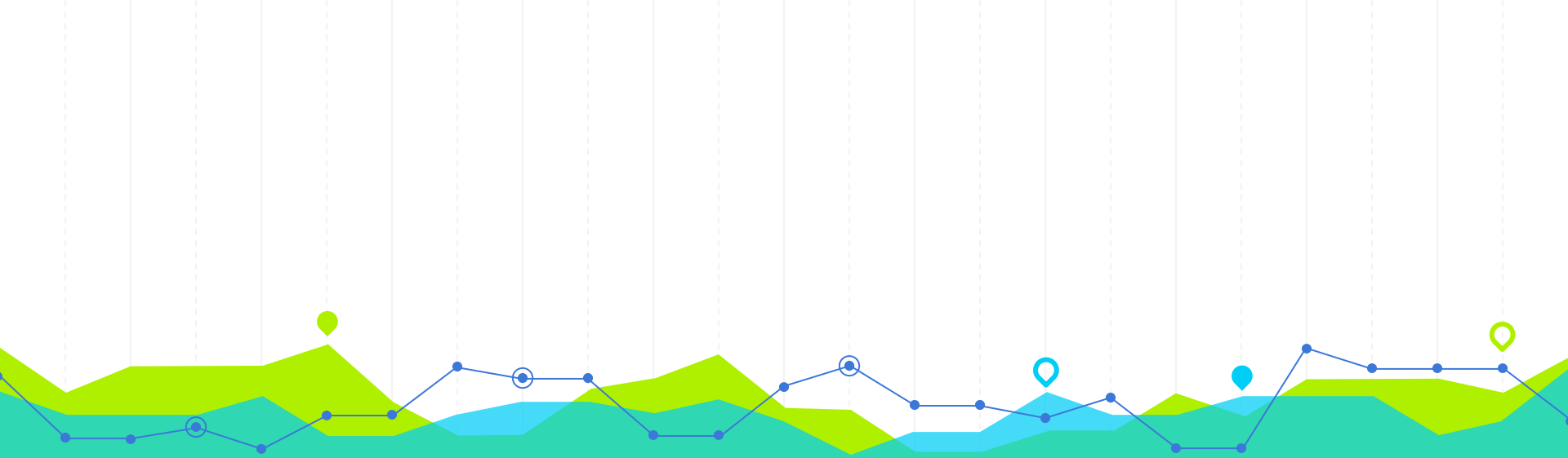
$$\sum_{i=1}^n \frac{(x_i - \bar{x})^2}{n}$$



# Resumo dos Principais Estimadores e Estimativas em estudo...

Parâmetro a estimar	Estimador	Estimativa
$\mu$	$\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}$	$\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$
$\sigma^2$	$S^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n-1}$	$s^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n-1}$
$p$	$\hat{P} = \frac{X^{(a)}}{n}$	$\hat{p} = \frac{x^{(b)}}{n}$
$\mu_1 - \mu_2$	$\bar{X}_1 - \bar{X}_2$	$\bar{x}_1 - \bar{x}_2$
$\sigma_1^2 / \sigma_2^2$	$S_1^2 / S_2^2$	$s_1^2 / s_2^2$
$p_1 - p_2$	$\hat{P}_1 - \hat{P}_2$	$\hat{p}_1 - \hat{p}_2$

(a)  $X$  - v.a. que conta ... e  $\sim$  (b)  $x$  - número observado de sucessos na amostra de dimensão  $n$ .



# Método dos Momentos

Estimadores

# 4

# Métodos de Estimação

Vamos então falar dos principais métodos de estimação paramétrica.

Dos **métodos de estimação paramétrica** vamos referir:

- o Método dos momentos e
- o Método da Máxima verosimilhança

# Métodos dos Momentos

Introduzido por Karl Pearson no início do século XX, foi o primeiro método de estimação a ser apresentado e que tem uma filosofia muito simples.

O método consiste em:

– considerar como estimadores dos parâmetros desconhecidos as soluções das equações que se obtêm igualando os momentos teóricos aos momentos empíricos.

Momentos empíricos ou  
Momentos amostrais

Momentos teóricos ou  
Momentos populacionais

É um método de aplicação geral, tendo como única condição que a distribuição tenha um número suficiente de momentos (teóricos).

[modulo1\\_aula3\\_4\\_Estimação.pdf](#)

# Métodos dos Momentos

Sejam  $\theta_1, \dots, \theta_k$  parâmetros desconhecidos de uma v.a.  $X$ .  
O método dos momentos consiste em igualar momentos teóricos e momentos empíricos, i.e.,

$$E[X] = m'_1 \quad \text{c/} \quad m'_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

$$E[X^2] = m'_2 \quad \text{c/} \quad m'_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2$$

$\vdots$

$$E[X^k] = m'_k \quad \text{c/} \quad m'_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^k$$

$m'_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^k$  são os chamados **momentos empíricos**, calculados à custa da amostra  $(x_1, \dots, x_n)$ .

Aquelas igualdades dão-nos **estimativas** que são concretização dos **estimadores** com as expressões correspondentes.

# Métodos dos Momentos: Exemplo

Considere-se  $X \cap N(\mu, \sigma^2)$ . Quais são os estimadores dos momentos de  $\mu$  e  $\sigma^2$ ?



# Métodos dos Momentos: Exemplo

## Exemplo

Consideremos  $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma)$ . Quais os **estimadores** de momentos de  $\mu$  e  $\sigma^2$ ?

Tem-se :

$$E[X] = \mu \quad \text{e} \quad M'_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \bar{X}$$
$$E[X^2] = \sigma^2 + \mu^2 \quad \text{e} \quad M'_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$$

donde

$$\mu^* = \bar{X}$$
$$(\sigma^2)^* = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \mu^{*2} \Rightarrow (\sigma^2)^* = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

$$\begin{cases} \mu = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \\ \sigma^2 + \mu^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} \mu = \bar{x} \\ \sigma^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \bar{x}^2 \end{cases}$$

[modul01\\_aula3\\_4\\_Estimacao.pdf](#)

Portanto, os estimadores são:

$$\begin{cases} \hat{\mu} = \bar{X} \\ \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \bar{X}^2 = \left(\frac{n-1}{n}\right) S^2 \end{cases}$$

Variância corrigida ( $s^2$ )

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

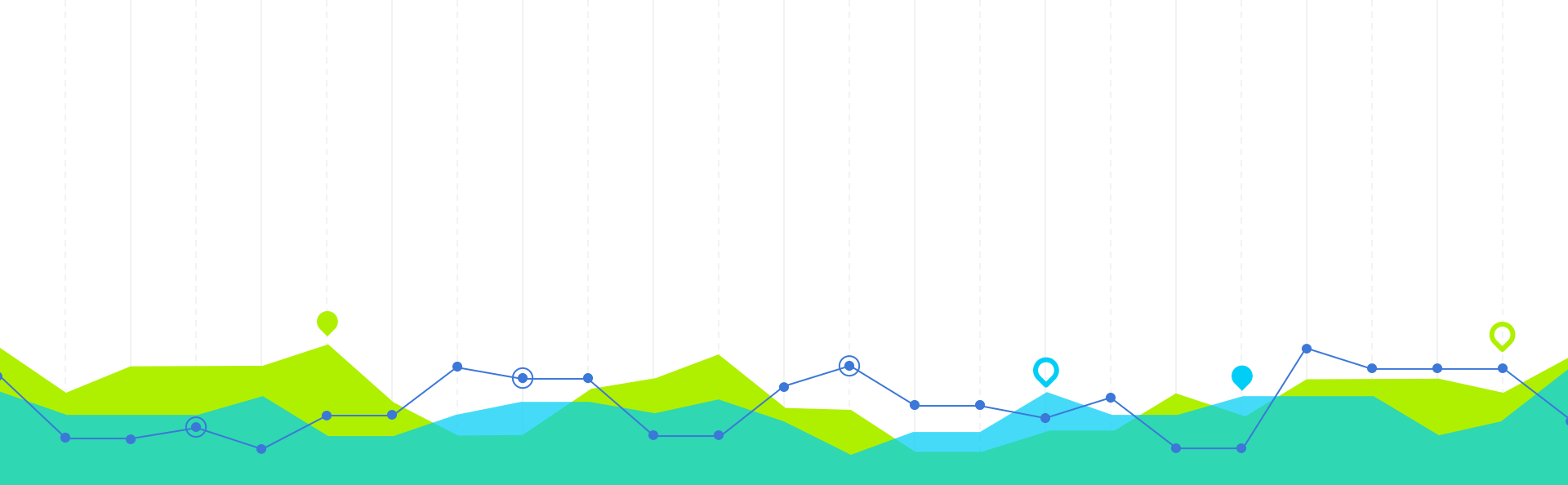
# Métodos dos Momentos

Os cálculos não são complicados, mas no cálculo dos momentos empíricos aparecem potências de expoente elevado quando há muitos parâmetros, conduzindo a estimativas instáveis.

Por isso, **como regra prática deve evitar-se recorrer ao método dos momentos para mais de quatro parâmetros.**

**Nota:** Os estimadores obtidos pelo método dos momentos são menos eficientes do que os estimadores de máxima verosimilhança, que passamos já a apresentar.





# Método dos Momentos: Exercícios

Estimadores

# 5

Exercício Suplementar que não consta do livro Murteira et al (2015)

**Exercício 1:** Suponha que  $X_1, X_2, \dots, X_n$  é uma a.a. proveniente de uma distribuição exponencial com o parâmetro  $\lambda$ . Determine o estimador dos momentos de  $\lambda$ .



# Exercício 1: Estimador dos Momentos

$$f(x) = \lambda e^{-\lambda x}, 0 \leq x < \infty$$

$$\mu = E(X) = \frac{1}{\lambda}$$

1º Momento da Amostra:  $\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} = \bar{X}$

1º Momento da População:  $E[X] = \frac{1}{\lambda}$

Método dos Momentos:  $E[X] = \bar{X}$

$$\frac{1}{\lambda} = \bar{X}$$

MM

$$\hat{\lambda}_{MM} = \frac{1}{\bar{X}}$$

Exercício Suplementar que não consta do livro Murteira et al (2015)

**Exercício 2:** Seja  $X_1, X_2, \dots, X_n$  uma a.a. que segue uma v.a. com função densidade de probabilidade dada por

$$f(x|\alpha) = (\alpha + 1) \cdot x^\alpha I_{(0,1)}(x) \quad \alpha > 0.$$

Encontre um estimador para  $\alpha$  utilizando o método dos momentos.



## Exercício 2: Estimador dos Momentos

Solução pelo método de momentos:  $\mu_2' = m_2$

$$\mu_1' = E(X) = \int_0^1 x \cdot f(x) dx = (\alpha+1) \cdot \int_0^1 x^{\alpha+1} dx = (\alpha+1) \cdot \frac{x^{\alpha+2}}{\alpha+2} \Big|_0^1$$

Logo,  $\mu_2' = \frac{\alpha+1}{\alpha+2}$

Tabela 1.1: Tabela de Primitivas Elementares

$f$	$Pf=F$
$c, c \in \mathbb{R}$	$c x$
$x^\alpha$ ( $\alpha \neq -1$ )	$\frac{x^{\alpha+1}}{\alpha+1}$
$\frac{1}{x}$	$\log x $
$e^x$	$e^x$
$\cos x$	$\sin x$
$\sin x$	$-\cos x$
$\sec^2 x$	$\operatorname{tg} x$
$\operatorname{cosec}^2 x$	$-\operatorname{cotg} x$
$\frac{1}{1+x^2}$	$\operatorname{arctg} x$
$\frac{1}{\sqrt{1-x^2}}$	$\operatorname{arcsin} x$
$\cosh x$	$\sinh x$
$\sinh x$	$\cosh x$

## Exercício 2: Estimador dos Momentos

Assim,

$$m_1 = \mu'_1 \implies \frac{\hat{\alpha} + 1}{\hat{\alpha} + 2} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \bar{X}$$

Segue que,

$$\begin{aligned}\hat{\alpha} + 1 &= (\hat{\alpha} + 2) \cdot \bar{X} \\ \hat{\alpha} + 1 &= \hat{\alpha} \bar{X} + 2 \bar{X} \\ \hat{\alpha} (1 - \bar{X}) &= 2 \bar{X} - 1\end{aligned}$$

Portanto,

$$\hat{\alpha} = \frac{2 \bar{X} - 1}{1 - \bar{X}}$$

é o estimador para  $\alpha$  pelo métodos dos momentos.

# Obrigada!

Questões?

