

# Distribuições Amostrais

ESTAT0078 – Inferência I

Prof. Dr. Sadraque E. F. Lucena

sadraquelucena@academico.ufs.br

<http://sadraquelucena.github.io/inferencia1>

- Cramér (1945):
  - O objetivo fundamental da Teoria Estatística consiste em investigar a possibilidade de extrair dos dados inferências válidas.

# Definição 2.1: Inferência Estatística

- Seja  $X$  uma variável aleatória com função de densidade (ou de probabilidade) de parâmetro  $\theta$ , denotada por  $f(x|\theta)$ , e que não conhecemos o valor de  $\theta$  que representa a distribuição de  $X$ .
- Chamamos de **inferência estatística** o problema que consiste em especificar um ou mais valores para  $\theta$ , com base em uma amostra de valores observados de  $X$ .

# Tipos de problemas

1. **Problema de estimação:** o objetivo é procurar, segundo algum critério especificado, valores que representem adequadamente os parâmetros desconhecidos.
  - **Exemplo:** Estimar a idade média  $\mu$  da população de estudantes matriculados na UFS.

# Tipos de problemas

2. **Teste de hipóteses:** o objetivo é verificar a validade de afirmações sobre o valor de um ou mais parâmetros desconhecidos.
- **Exemplo:** Verificar se a proporção  $p$  de eleitores em determinada candidata é maior que 50% (ou  $1/2$ ) na população.
    - **Hipóteses:**  $H_0 : p \leq 1/2$  contra  $H_1 : p > 1/2$ .
  - **Exemplo:** Verificar se o peso médio,  $\mu$ , de pacotes de 1 kg empacotados por determinada máquina realmente é 1 kg.
    - **Hipóteses:**  $H_0 : \mu = 1$  contra  $H_1 : \mu \neq 1$ .

# Definição 2.2: População

O conjunto de valores de uma característica observável associada a uma coleção de indivíduos ou objetos de interesse é dito ser uma **população**.

- A população é representada por uma variável aleatória  $X$  que descreve a característica de interesse.

## Exemplos:

- Todas as transações de cartão de crédito realizadas em um país durante o ano de 2023.
- Todos os segurados de uma companhia de seguros de saúde.

# Definição 2.3: Amostra

Qualquer parte (ou subconjunto) de uma população. A amostra é composta por  $n$  valores observados de uma característica de interesse, representados por variáveis aleatórias  $X_1, \dots, X_n$ . Ela é utilizada para fazer inferências sobre a população da qual foi retirada.

## Exemplos:

- Um conjunto de 1.000 transações de cartão de crédito realizadas em um país durante o ano de 2023.
- Uma amostra de 500 segurados de uma companhia de seguros de saúde.

# Definição 2.4: Parâmetro

Quantidade numérica que caracteriza uma determinada população.

- Em estatística, parâmetros são valores desconhecidos que descrevem as distribuições de variáveis aleatórias. Exemplos comuns de parâmetros incluem a média ( $\mu$ ), a variância ( $\sigma^2$ ) e a proporção ( $p$ ).

**Exemplo:** Na distribuição normal  $N(\mu, \sigma^2)$ , os parâmetros são

- $\mu$  (média)
- $\sigma^2$  (variância).

# Definição 2.5: Espaço Paramétrico

Conjunto de todos os valores possíveis que os parâmetros de um modelo estatístico podem assumir.

- Ele define as restrições e o domínio dos parâmetros que são utilizados na modelagem de distribuições de probabilidades.
- Geralmente denota-se por  $\Theta$ .

**Exemplo:** Para a distribuição  $N(\mu, \sigma^2)$ , o espaço paramétrico é dado por

$$\Theta = \{(\mu, \sigma^2) : -\infty < \mu < \infty, \sigma^2 > 0\}.$$

# Definição 2.6: Estatística

Qualquer função  $\hat{\theta} = T(X_1, \dots, X_n)$  da amostra que não depende de parâmetros desconhecidos é denominada uma .

## Exemplos:

- $X_{(1)} = \min(X_1, \dots, X_n)$
- $X_{(n)} = \max(X_1, \dots, X_n)$
- $\tilde{X} = \text{med}(X_1, \dots, X_n)$
- $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$
- $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$

# Definição 2.7: Estimador

Se  $\theta$  é um parâmetro de interesse e  $\Theta$  é o espaço paramétrico que define todos os valores possíveis que  $\theta$  pode assumir, então qualquer estatística que assuma valores dentro de  $\Theta$  pode ser considerada um estimador para o parâmetro  $\theta$ .

- Geralmente o estimador é denotado por uma letra grega com um chapéu ( $\wedge$ ) em cima, como em  $\hat{\theta}$ .
- A ideia por trás de um estimador é que ele fornece uma aproximação do valor verdadeiro do parâmetro com base nas observações da amostra.

# Definição 2.7: Estimador

## Exemplos:

- Se  $\mu$  é a média de uma população, um estimador comum para  $\mu$  é a média amostral  $\hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ .
- Se  $\sigma^2$  é a variância de uma população, um estimador para  $\sigma^2$  é a variância amostral  $s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \hat{\mu})^2$ .

## Definição 2.8

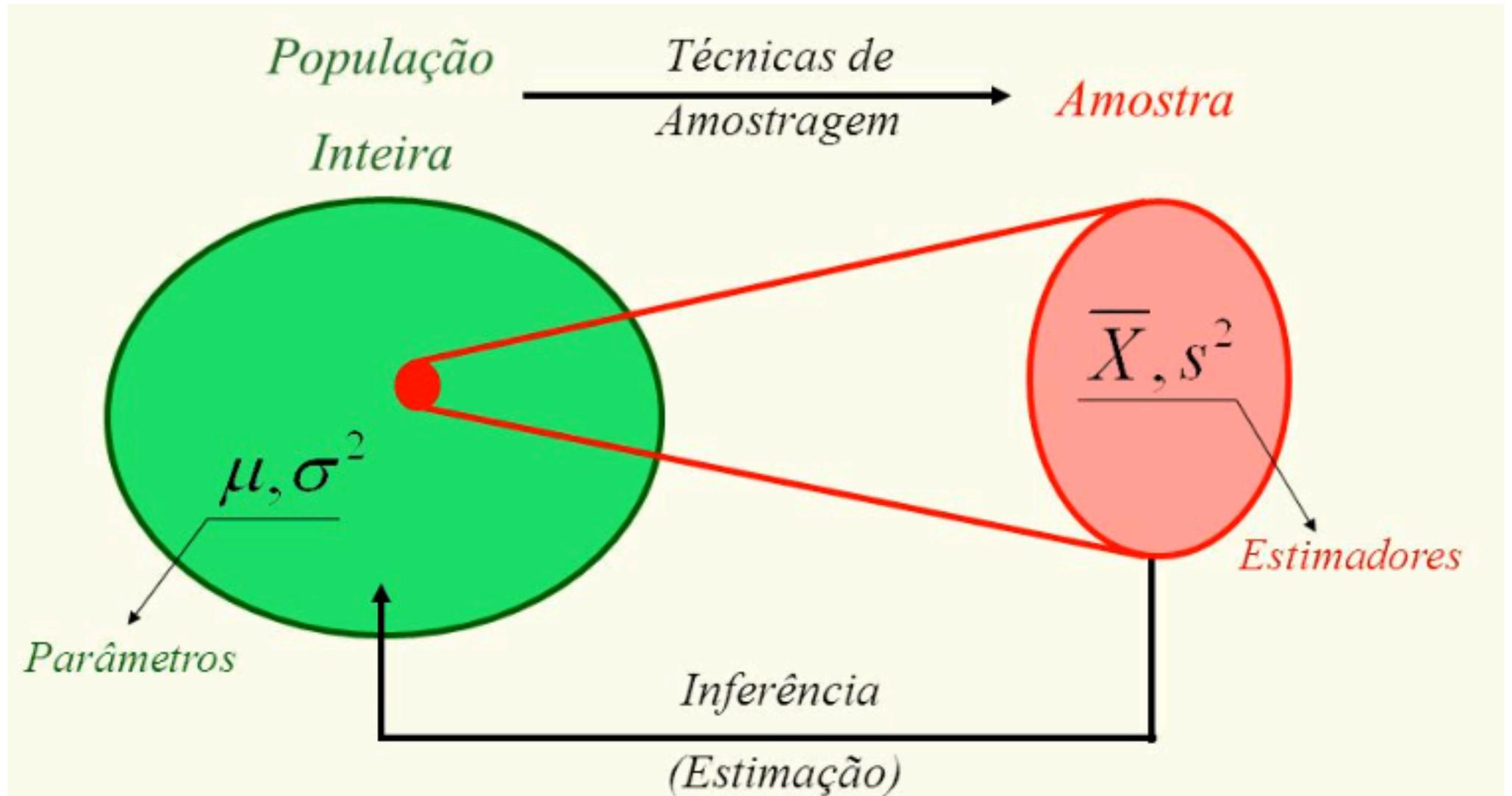
Qualquer estatística que assuma valores no conjunto dos possíveis valores de  $g(\theta)$  é um estimador para  $g(\theta)$ .

### Exemplo:

Considere que  $\theta$  seja a média de uma população, e queremos estimar uma função dessa média, especificamente  $g(\theta) = \theta^2$ .

- Se  $\hat{\theta}$  é o estimador da média  $\theta$ , então o estimador para  $g(\theta)$  é dado por

$$\hat{g}(\theta) = g(\hat{\theta}).$$



Fonte: <https://slideplayer.com.br/slide/10934372/>

# Definição 2.9: Função de Verossimilhança

Uma amostra aleatória de tamanho  $n$  obtida de uma população  $X$  pode ser entendida como um conjunto de variáveis aleatórias,  $X_1, \dots, X_n$ , independentes e identicamente distribuídas com a mesma distribuição de  $X$ .

- Se  $X$  tem uma distribuição com parâmetro  $\theta$ , a função de densidade (ou função de probabilidade) conjunta de  $X_1, \dots, X_n$  é chamada de e é dada por

$$L(\theta; \underset{\sim}{x}) = f(x_1; \theta) f(x_2; \theta) \cdots f(x_n; \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta).$$

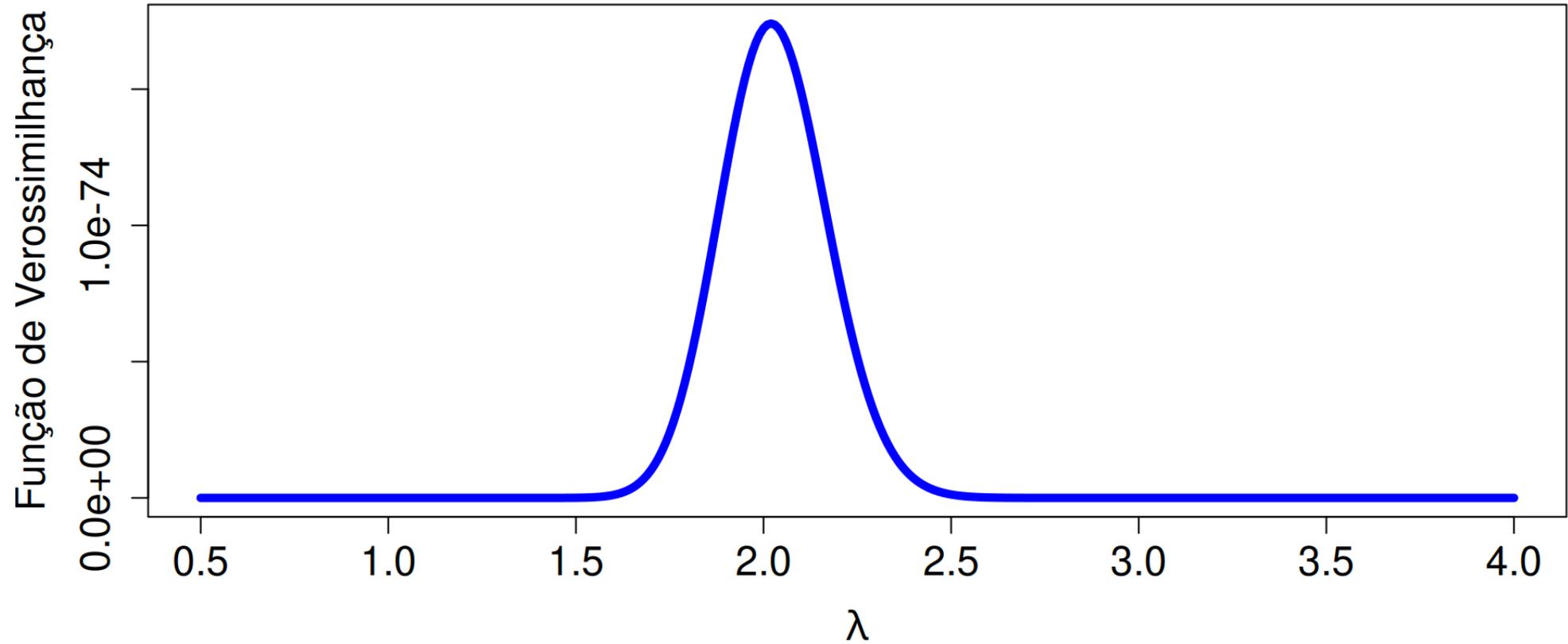
## Exemplo 2.1

Suponha que estamos interessados no número de mortes por acidente de trânsito em um fim de semana comum, que pode ser modelado por uma variável aleatória  $X$  com distribuição de Poisson e parâmetro  $\lambda$ . A função de probabilidade da Poisson( $\lambda$ ) é

$$f(x; \lambda) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^x}{x!}, \quad x = 0, 1, 2, \dots$$

Agora, considere que temos uma amostra aleatória de tamanho  $n$ ,  $X_1, \dots, X_n$ , obtida dessa distribuição de Poisson. Encontre a função de verossimilhança,  $L(\lambda; \underline{x})$ , dessa amostra aleatória.

# Exemplo 2.1



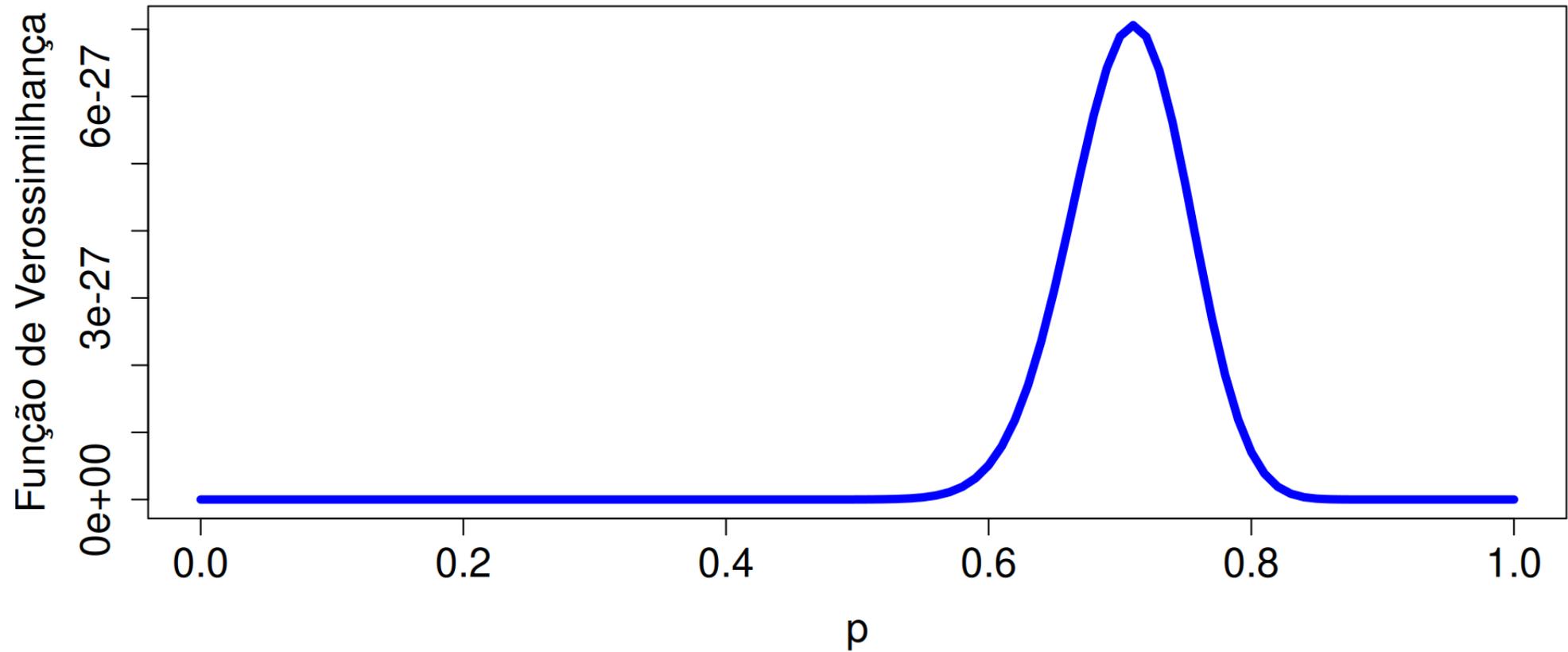
## Exemplo 2.2

Imagine que uma empresa quer entender o cancelamento de assinaturas do seu serviço. A equipe de ciência de dados modela se um cliente cancela a assinatura como uma variável aleatória  $X$  com distribuição de Bernoulli de parâmetro  $p$ , onde  $p$  é a probabilidade de um cliente manter a assinatura. A função de probabilidade da Bernoulli( $p$ ) é:

$$f(x; p) = p^x (1 - p)^{1-x}, \quad x = 0, 1.$$

Aqui,  $X = 1$  indica que o cliente manteve a assinatura, e  $X = 0$  indica que o cliente cancelou. Considere uma amostra aleatória de tamanho  $n$ ,  $X_1, \dots, X_n$ , obtida dessa distribuição de Bernoulli. Determine a função de verossimilhança,  $L(p; \tilde{x})$ , dessa amostra aleatória.

# Exemplo 2.2



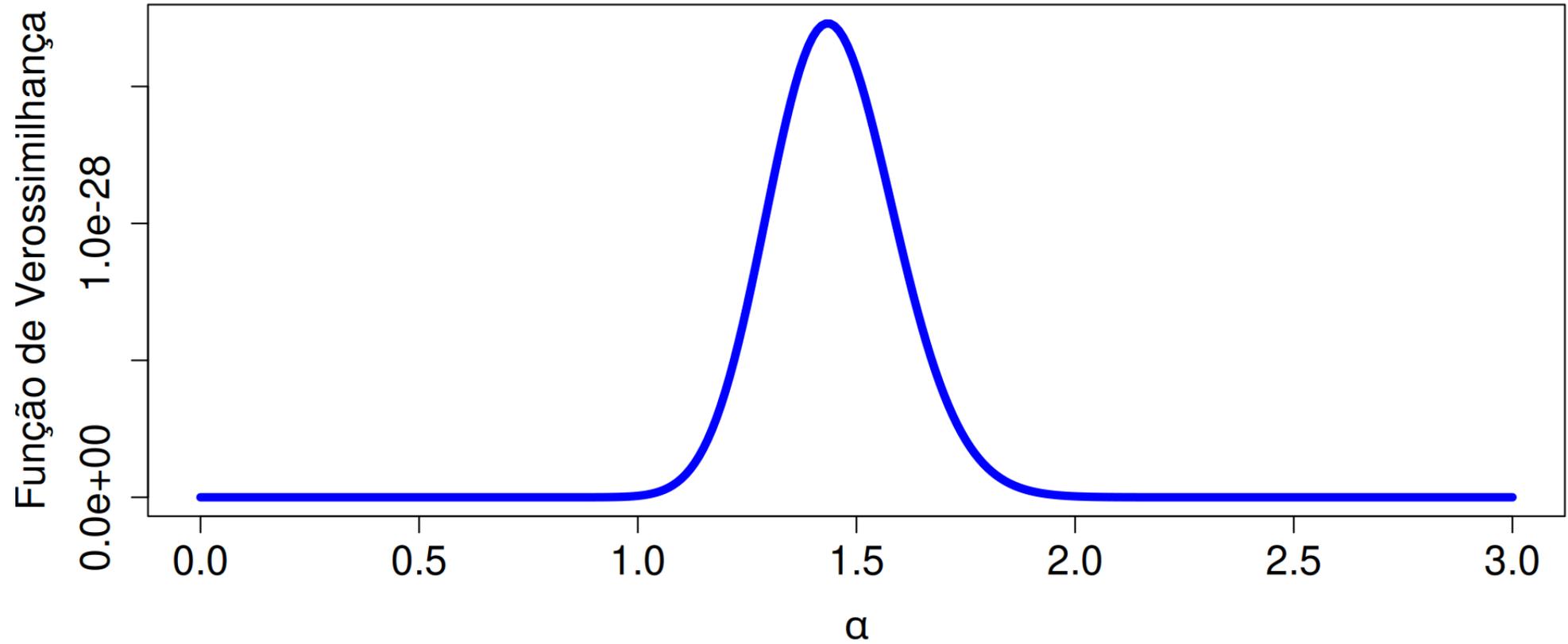
## Exemplo 2.3

Pressuponha que o tempo de vida de um certo tipo de componente eletrônico, representado pela variável aleatória  $X$ , tem distribuição Exponencial com parâmetro  $\alpha$ . A função de densidade da Exponencial( $\alpha$ ) é:

$$f(x; \alpha) = \alpha e^{-\alpha x}, \quad x \geq 0.$$

Admita que uma amostra aleatória de tamanho  $n$ ,  $X_1, \dots, X_n$ , foi obtida dessa distribuição Exponencial. Determine a função de verossimilhança,  $L(p; \underline{x})$ , para essa amostra aleatória.

# Exemplo 2.3



# Fim