

Universidade Federal do Rio Grande do Norte  
Instituto Metr pole Digital  
**IMD0601 - Bioestat stica**

# Estat stica inferencial

---

Prof. Dr. Tetsu Sakamoto  
Instituto Metr pole Digital - UFRN  
Sala A224, ramal 182  
Email: [tetsu@imd.ufrn.br](mailto:tetsu@imd.ufrn.br)



## Baixe a aula (e os arquivos)

- Para aqueles que não clonaram o repositório:

```
> git clone https://github.com/tetsufmbio/IMD0601.git
```

- Para aqueles que já tem o repositório local:

```
> cd /path/to/IMD0601
```

```
> git pull
```

# Aula passada

- **Simulação Monte Carlo**
  - Função Distribuição Acumulada Inversa;
  - Amostragem por rejeição;
- **MCMC**
  - Algoritmo de Metropolis

# Estatística inferencial

- Fundamentos da Estatística Inferencial
  - Teoria da amostragem;
  - Distribuição amostral;
  - Estimativa de parâmetros;
  - Bootstrapping;
- Teste de hipótese;

# Teoria de amostragem

Relação entre a amostra e a população

- Envolve tópicos como a coleta, análise e interpretação dos dados coletados de uma amostra aleatória de uma população em estudo.
  - Quando coletamos dados, estamos amostrando de uma população;
-

# Teoria de amostragem

## **Amostra:**

- Subconjunto de uma população;
- Boa amostra → representativo de uma população em estudo;
  - Princípio da aleatoriedade;
  - Propriedade da independência entre os resultados;
  - Os resultados compartilham a mesma distribuição de probabilidade;

# Teoria de amostragem

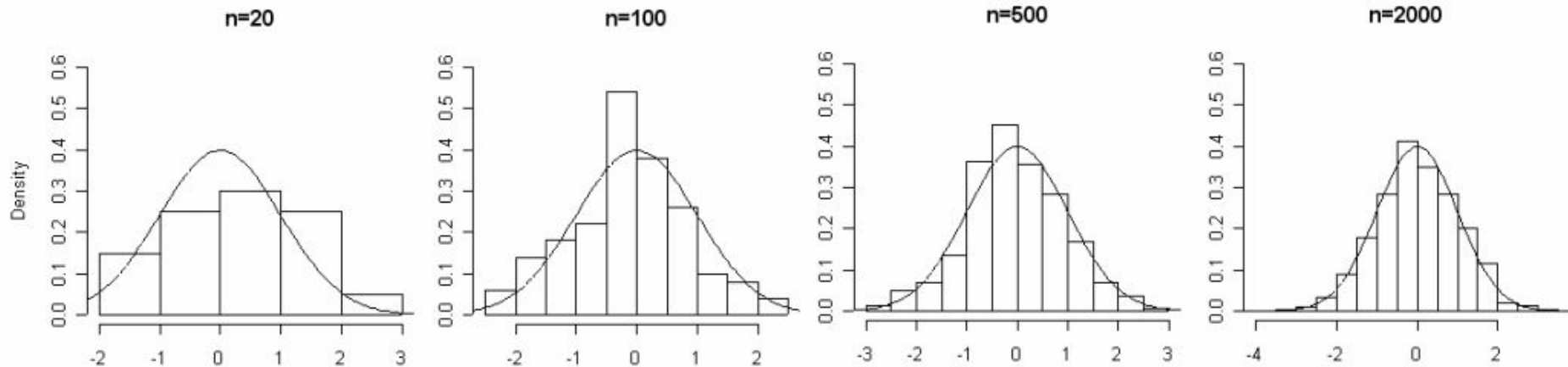
## Tamanho da Amostra (n):

- Quanto maior a sua amostra, melhor é a sua amostragem;

# Teoria de amostragem

## Tamanho da Amostra (n):

- Quanto maior a sua amostra, melhor é a sua amostragem;



Efeito do tamanho da amostra na caracterização de uma população que segue uma distribuição normal.



# Teoria de amostragem

## Média amostral:

- Média da amostra;
- O mais comum das medidas de tendência central;
- Se pegarmos repetidos dados amostrados de uma mesma população e calcular para cada uma a média amostral → distribuição da média amostral seguirá o **Teorema do Limite Central**;

# Teoria de amostragem

## Teorema do Limite Central:

- Lei das médias;
- A distribuição da média amostral de  $n$  dados aproxima-se de uma distribuição normal quando  $n$  é suficientemente alto;
- Se aplica a **qualquer** distribuição, mesmo que ela seja muito diferente de uma distribuição normal.

# Teoria de amostragem

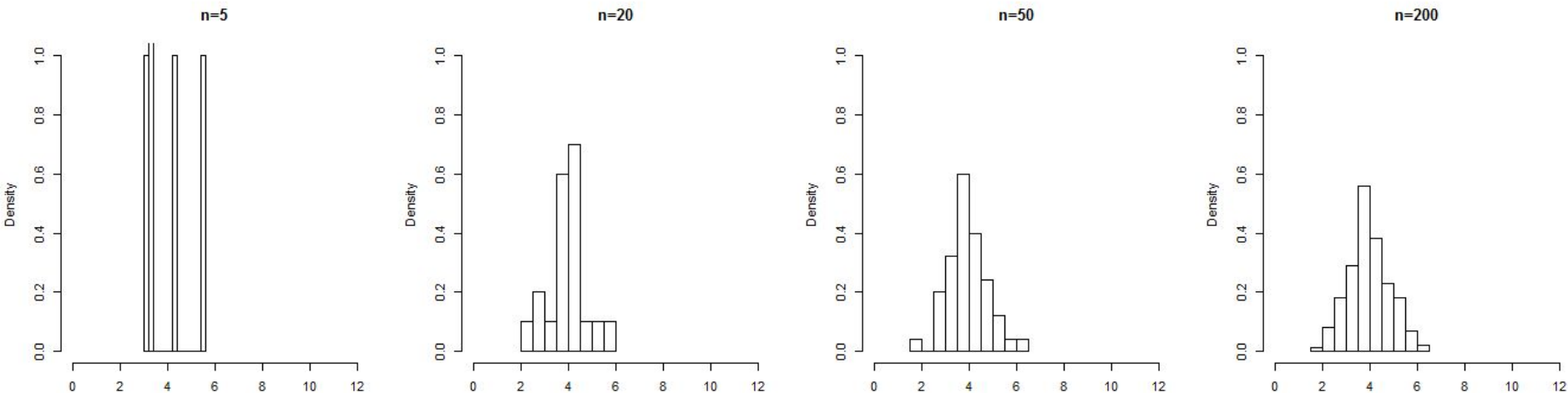
## **Teorema do Limite Central:**

- Variando o número de repetições dos dados (tamanho dos dados = 20):

# Teoria de amostragem

## Teorema do Limite Central:

- Variando o número de repetições dos dados (tamanho dos dados = 20):



# Teoria de amostragem

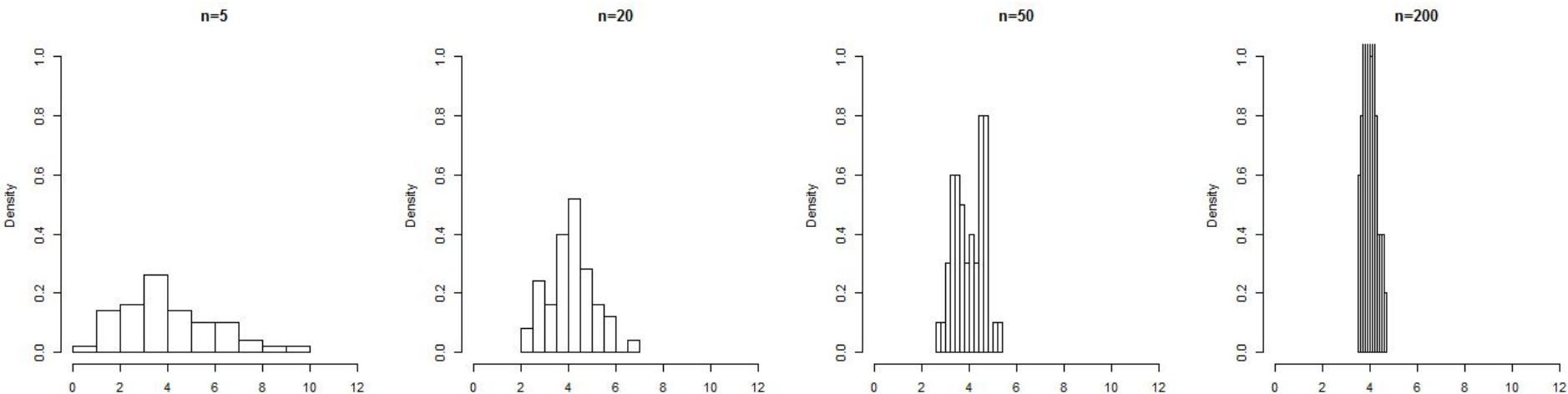
## **Teorema do Limite Central:**

- Variando o tamanho da amostra dos dados (# repetições = 50):

# Teoria de amostragem

## Teorema do Limite Central:

- Variando o tamanho da amostra dos dados (# repetições = 50):



# Teoria de amostragem

## Distribuição da média amostral:

- Dispersão da distribuição diminui à medida que o tamanho amostral (n) aumenta;
- **Erro padrão das médias** (Desvio padrão aplicada amostragens repetidas da média amostral) é inversamente proporcional a raiz quadrada do tamanho amostral.

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

Aumentando o tamanho amostral, aumenta a precisão → implicações nos testes.

# Teoria de amostragem

## Distribuição da média amostral:

- Dispersão de uma amostra é normalmente medido pelo desvio padrão;
- Desvio padrão → raiz quadrada da média do quadrado dos desvios.
- Correção de Bessel;

$$s = \sqrt{\frac{\sum (X_i - \bar{X})^2}{n-1}}$$



# Distribuição amostral

Distribuição das medidas estatísticas

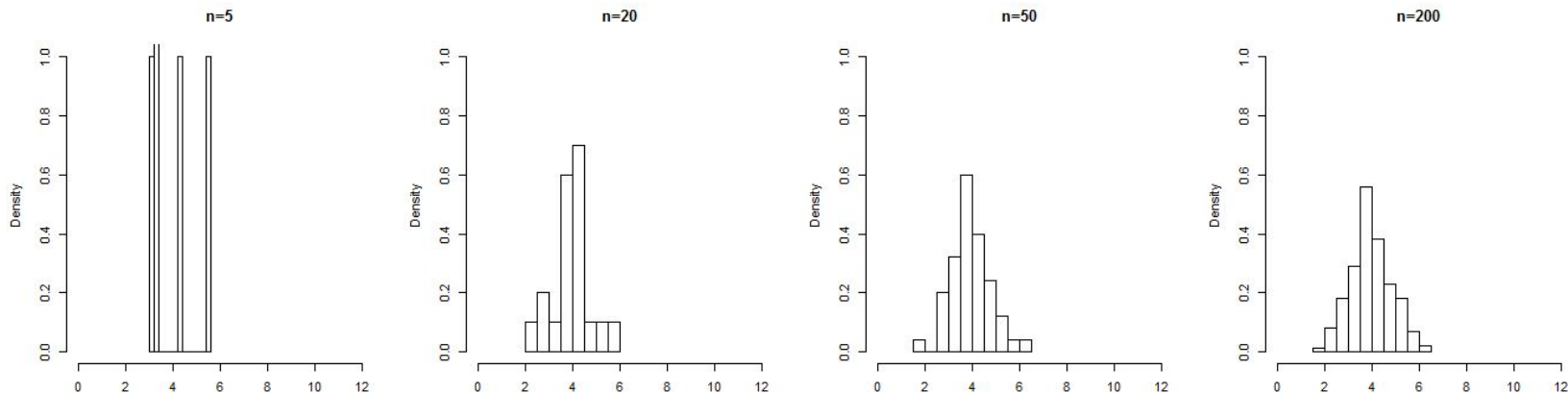
Distribuição das medidas estatísticas → média, mediana, moda, ...

Distribuição cuja forma modifica com o tamanho amostral ( $n$ );

Grau de liberdade → é um dos parâmetros que define o formato da distribuição. Ele é, em parte, baseado no tamanho amostral,

---

# Distribuição amostral das médias amostrais



Distribuição amostral das médias amostrais tendem a seguir uma distribuição normal;

Normalizar as médias amostrais com Zscore;  $Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$   $t = \frac{X - \mu}{s}$

# Distribuição amostral das médias amostrais

## Distribuição t de Student

- Descreve a Distribuição amostral das médias amostrais quando a variância populacional é desconhecida;
- Base do teste t, que compara as médias de diferentes amostras.
- Modificação da distribuição normal padrão que considera a variabilidade do valor do desvio padrão, já que o verdadeiro sigma não é conhecido;

$$t = \frac{X - \mu}{s}$$

$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$$

# Distribuição amostral

## Distribuição t de Student

- Se os valores  $x_1, x_2, \dots, x_n$  seguem uma distribuição normal, então a distribuição do t-score dos valores correspondentes é uma distribuição t com  $(n - 1)$  graus de liberdade;
- Também é aplicável na distribuição amostral da média amostral;

$$t = \frac{X - \mu}{s}$$

Média amostral

$$t = \frac{\bar{X} - \mu}{s(\bar{X})}$$

Erro padrão  
 $((s)/(n)^{1/2})$

# Distribuição amostral

## **Grau de liberdade**

Conceito aplicado quando se quer estimar um parâmetro;

Número de observações independentes utilizadas para estimar um parâmetro;

Estimar a variância da altura de uma população de plantas, considerando que a média é conhecida (média = 6);

Uma amostra:  $h = \{8\} \rightarrow V = (8-6)^2 = 4$ ;  $GL = 1$ ;

Duas amostras:  $h = \{8, 5\} \rightarrow V = ((8-6)^2 + (5-6)^2)/2 = 2,5$ ;  $GL = 2$

# Distribuição amostral

## Grau de liberdade

Conceito aplicado quando se quer estimar um parâmetro;

Número de observações independentes utilizadas para estimar um parâmetro;

Estimar a variância da altura de uma população de plantas, considerando que a média não é conhecida;

Duas amostras:  $h = \{8, 5\} \rightarrow M = (8+5)/2 = 6,5$

$$V = ((8-6,5)^2 + (5-6,5)^2)/2 = 2,25; GL = 1$$



Observações não independentes

# Distribuição amostral

## Grau de liberdade

Conceito aplicado quando se quer estimar um parâmetro;

Número de observações independentes utilizadas para estimar um parâmetro;

**Grau de liberdade corresponde normalmente ao número de observações menos o número de parâmetros estimados para estimar o parâmetro em questão.**

No exemplo anterior, tivemos que estimar a média para depois estimar a variância, por isso,  $GL = 2 - 1 = 1$ ;

# Distribuição amostral

## Distribuição t de Student

- Simétrica como a normal;
- Média = 0;
- Desvio padrão > 1;

Média amostral

$$t = \frac{\bar{X} - \mu}{s(\bar{X})}$$

Erro padrão  
((s)/(n)<sup>1/2</sup>)



# Distribuição amostral

## Distribuição t de Student

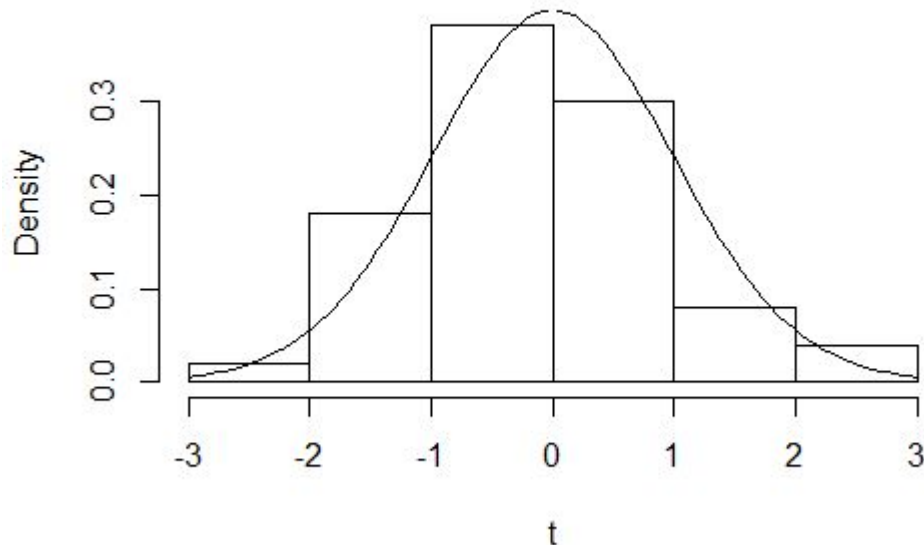
- Simétrica como a normal;
- Média = 0;
- Desvio padrão > 1;

Média amostral

$$t = \frac{\bar{X} - \mu}{s(\bar{X})}$$

Erro padrão  
((s)/(n)<sup>1/2</sup>)

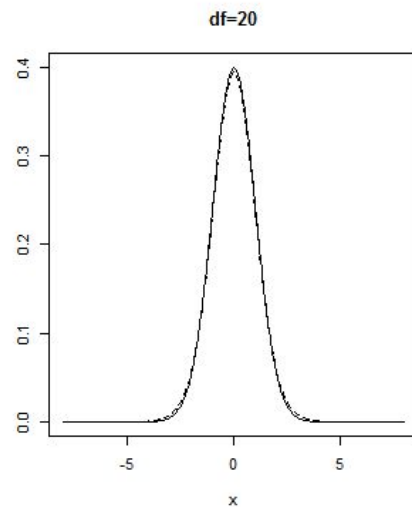
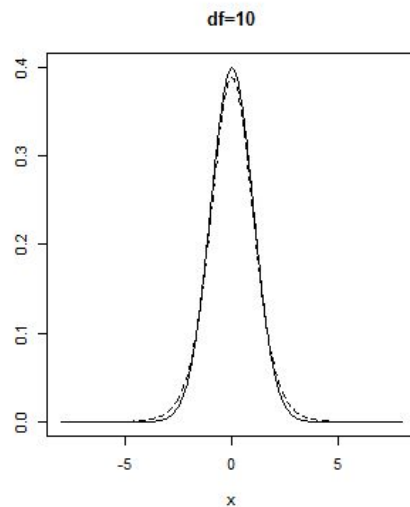
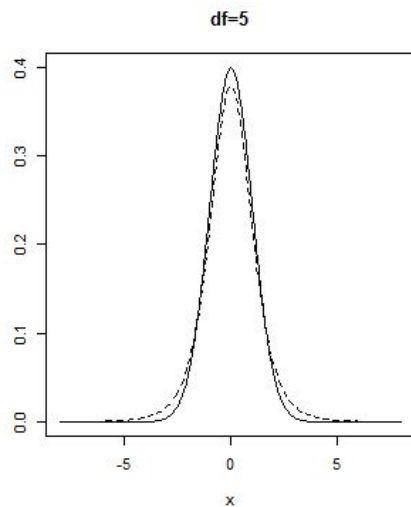
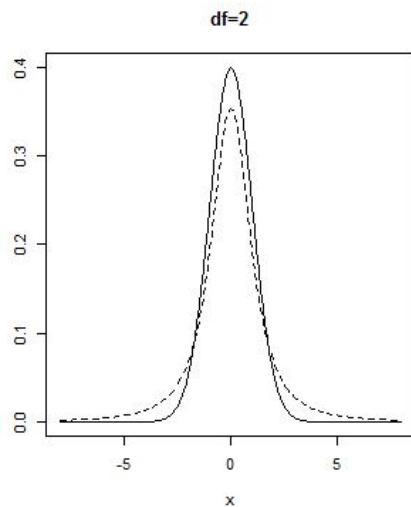
Standardized data with overlay of t-distribution



# Distribuição amostral

## Distribuição t de Student

- Efeito do grau de liberdade → Linha contínua: Distribuição normal; pontilhada: distribuição-t;



# Distribuição amostral das variâncias amostrais

- Não existe um padrão como o que ocorre nas distribuições das médias amostrais;
- Mas...
  - Soma do quadrado dos valores que seguem uma distribuição  $N(0, 1)$  → **Distribuição qui-quadrado**

$$\sum_{i=1}^n \left( \frac{X_i - \mu}{\sigma} \right)^2$$