

#### Universidade Federal de Santa Maria Departamento de Estatística

# **TESTES DE HIPÓTESES**

Estatística Inferencial Professora: Laís Helen Loose



# Introdução aos testes de hipóteses

## Fundamentos dos testes de hipóteses

- Uma hipótese estatística é uma afirmação sobre os parâmetros de uma ou mais populações.
- Normalmente são formuladas duas hipóteses:
  - A hipótese nula (H₀)
  - A hipótese alternativa  $(H_1)$
- Os testes de hipóteses fornecem procedimentos (regras de decisão) que nos permitem rejeitar ou não rejeitar a hipótese nula com base nas informações fornecidas pela amostra.

## Fundamentos dos testes de hipóteses

#### **Exemplo**

- Considere que desejamos estudar a proporção de peixes machos e fêmeas de uma certa espécie em uma lagoa.
- Sem nenhuma informação prévia, supõe-se que a proporção de machos é igual à proporção de fêmeas (50% ou p=0,5).
- Se em uma amostra, coletada aleatoriamente, de 100 peixes:
  - 53 forem fêmeas.
  - 64 forem fêmeas.
  - 95 forem fêmeas.
- Qual seria a evidência necessária para concluir que a proporção de fêmeas é maior que a de machos nessa população?

## Fundamentos dos testes de hipóteses

- No exemplo anterior, se a hipótese inicial for verdadeira (p = 0,5), a probabilidade de se observar 95 fêmeas é altamente improvável.
- A ocorrência de resultados altamente improváveis pode ser explicada de uma das duas formas:
  - Ou um evento raro realmente ocorreu.
  - Ou a suposição inicial não é verdadeira.
- Regra do evento raro: se, sob uma dada suposição, a probabilidade de um evento observado particular é extremamente pequena, concluímos que a suposição provavelmente não é verdadeira.



# Procedimentos para o teste de hipóteses

## Procedimentos para o teste de hipóteses

- 1. Estabelecer a hipótese nula  $(H_0)$  e a hipótese alternativa  $(H_1)$  com base no problema.
- 2. Definir um nível de significância  $\alpha$  do teste.
- 3. Definir o tipo de teste, com base na hipótese alternativa.
- 4. Identificar a estatística de teste e caracterização da sua distribuição amostral.
- 5. Determinar a região de rejeição (região crítica) com base no nível de significância  $\alpha$ .
- 6. Concluir o teste com base na estatística de teste observada e valor crítico ou no nível descritivo (p-valor).

# 1. Definição de hipóteses: tipos de hipótese

#### Hipótese nula - $H_0$

- A hipótese nula engloba o valor do parâmetro que se assume como verdadeiro para a população.
- É a hipótese considerada verdadeira até que se prove o contrário.
- Geralmente representa o contrário do que queremos provar.

## Hipótese alternativa - $H_1$

• É uma afirmativa de que o parâmetro tem um valor que, de alguma forma, difere da hipótese nula.

## 1. Definição de hipóteses: exemplo

Considere que no estudo sobre a proporção sexual de peixes de uma mesma espécie em uma lagoa, deseja-se testar a hipótese de que a proporção de fêmeas (p) é maior do que a proporção de machos.

• Podemos definir as hipóteses de interesse:

$$\mathsf{H}_0: p \leq 0, 5$$
 versus  $\mathsf{H}_1: p > 0, 5$  unidades/ml

#### Observações:

- A hipótese nula sempre abrange a igualdade.
- Em um teste estatístico, o teste é planejado para avaliar a força da evidência contra a hipótese nula. Logo, esta é a afirmativa testada e a decisão do teste será em relação à essa hipótese.

# 1. Definição de hipóteses: decisão

#### Quando realizamos um teste de hipótese, chegamos a um dos dois possíveis resultados:

- Não rejeitar H<sub>0</sub>. Ou seja, a amostra não contém evidências suficientes para a rejeitar a hipótese nula.
- Rejeitar H<sub>0</sub> em favor da hipótese alternativa H<sub>0</sub>. Ou seja, amostra contém evidências suficientes para rejeitar a hipótese nula em favor da hipótese alternativa H<sub>1</sub>.
- Observação: não rejeitar H<sub>0</sub>, não implica que H<sub>0</sub> seja realmente a hipótese verdadeira, mas que os dados não estão mostrando evidências suficientes para rejeitá-la.

#### Quando realizamos um teste de hipótese estamos sujeitos a cometer dois tipos de erros:

- Erro Tipo I: rejeitar H<sub>0</sub>, quando H<sub>0</sub> é verdadeira (falso negativo).
- Erro Tipo II: não rejeitar H<sub>0</sub>, quando H<sub>0</sub> é falsa (falso positivo).

	Situação	
Decisão	$H_0$ Verdadeira	H <sub>0</sub> Falsa
Rejeitar H <sub>0</sub>	Erro tipo I	Decisão correta
Não rejeitar H <sub>0</sub>	Decisão correta	Erro tipo II

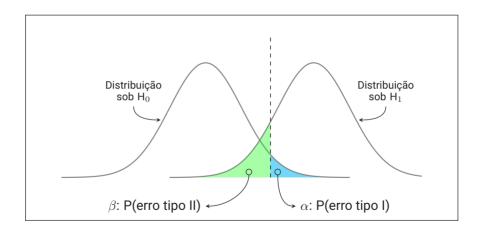
#### As probabilidades de cometer os erros do tipo I e II são definidas por $\alpha$ e $\beta$ , respectivamente:

- $\alpha = P(\text{erro do tipo I}) = P(\text{rejeitar H}_0 \text{ quando H}_0 \text{ é verdadeira})$
- $\beta = P(\text{erro do tipo II}) = P(\text{não rejeitar H}_0 \text{ quando H}_0 \text{ é falsa})$

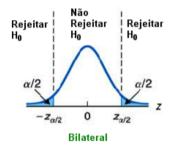
#### Observações:

 A probabilidade do erro do tipo I (α) é chamado de nível de significância ou ainda tamanho do teste.

- Em nosso exemplo, temos que:
  - $\alpha = P_{H_0}$  (concluir que a proporção de fêmeas é maior quando na verdade não é).
  - $\beta = P_{H_1}$  (concluir que a proporção sexual é igual ou menor quando na verdade não é).
- O ideal seria reduzir ao mínimo as probabilidades dos dois tipos de erros. Uma maneira de alcançar esse objetivo é aumentando o tamanho da amostral, o que aumenta o custo da pesquisa.
- Para um tamanho de amostra fixo, à medida que diminuímos uma dessas probabilidades, a outra tende a aumentar.
- Geralmente o pesquisador tenta controlar o erro do tipo I.



## 3. Tipos de testes



 $H_0: \mu = \mu_0$ 

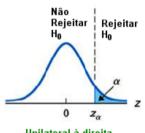
 $H_1: \mu \neq \mu_0$ 



#### Unilateral à esquerda

 $H_0: \mu \geq \mu_0$ 

 $H_1: \mu < \mu_0$ 



#### Unilateral à direita

 $H_0: \mu \leq \mu_0$ 

 $H_1: \mu > \mu_0$ 

## 4. Estatística de teste

- A estatística de teste mede a distância entre o que foi observado na amostra e o que seria esperado se a hipótese nula fosse verdadeira.
- Ela é usada para tomar a decisão sobre a hipótese nula, supondo que ela seja verdadeira.
- De acordo com o tipo de teste de hipóteses feito, uma distribuição de probabilidade é associada à estatística de teste.
- Quando H<sub>0</sub> é verdadeira, a estatística de teste segue a distribuição de referência, ou seja, se H<sub>0</sub> é verdadeira, então o resultado da estatística de teste deve ser um valor não extremo da distribuição de referência.

## 4. Estatística de teste

## Para a média ( $\mu$ )

$$Z_{\mathsf{H}_0} = \frac{\overline{X} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} \sim \mathsf{N}(0,1) \qquad \text{ou} \qquad \mathsf{T}_{\mathsf{H}_0} = \frac{\overline{X} - \mu_0}{S/\sqrt{n}} \sim t_{(n-1)}$$

$$\mathsf{T}_{\mathsf{H}_0} = \frac{\overline{X} - \mu_0}{S/\sqrt{n}} \sim t_{(n-1)}$$

### Para a proporção (p)

$$Z_{\mathsf{H}_0} = \frac{\widehat{p} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1 - p_0)}{n}}} \sim \mathsf{N}(0, 1)$$

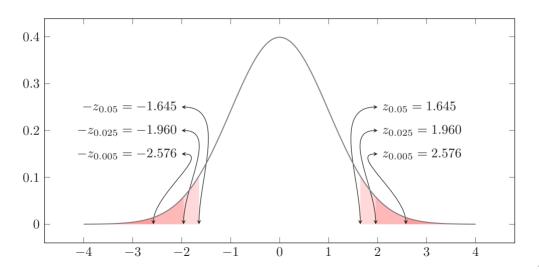
## Para a variância $(\sigma^2)$

$$\chi^2_{\rm H_0} = \frac{(n-1) \cdot S^2}{\sigma_0^2} \sim \chi^2_{_{(n-1)}}$$

## 5. Região critica ou região de rejeição

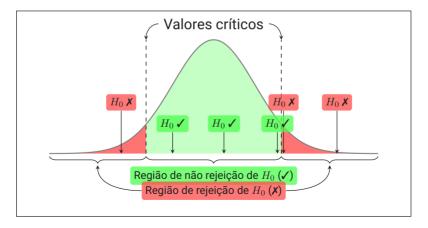
- A regra para decidir se rejeitamos ou não a hipótese nula é expressa em termos de um conjunto denominado região critica ou região de rejeição.
- É necessário comparar a estatística de teste com algum valor de referência, que nos informe o quão extrema é a estatística de teste observado para rejeição de H<sub>0</sub>.
- O valor que divide a região de rejeição da região de não rejeição é chamado de valor crítico.
- O valor crítico depende:
  - Da distribuição amostral da estatística de teste sob H<sub>0</sub>.
  - $\circ$  Do nível de significância  $\sigma$ .

# 5. Região critica ou região de rejeição



## 6. Conclusão do teste

- Comparar o valor observado da estatística de teste com a região de rejeição de H<sub>0</sub>.
  - Se a estatística de teste estiver dentro da região crítica devemos rejeitar H<sub>0</sub>:
  - Se a estatística de teste estiver **fora** da região crítica **não devemos rejeitar** H<sub>0</sub>.



## Nível descritivo ou valor-p

- Outra forma de chegar a uma conclusão em um teste de hipótese é utilizando o nível de descritivo do teste, também chamado de valor-p.
- A ideia é calcular, supondo que a hipótese nula é verdadeira, a probabilidade de ser observado em outro experimento uma estatística de teste igual ou mais extrema que àquela observada no experimento atual.
- Quanto menor o valor-p, mais evidência temos contra H<sub>0</sub>, ou seja, temos mais evidência para rejeitar a hipótese nula em favor de hipótese alternativa.
- ullet Dessa forma, vamos rejeitar a hipótese nula se o valor-p for menor que o nível de significância lpha do teste.
- Um valor-p muito pequeno significa que é muito improvável que a hipótese nula H<sub>0</sub> seja verdadeira e, por isso, a rejeitamos.

#### Nível descritivo para teste unilateral

$$\begin{split} \text{valor-p} &= P(\mathsf{T}_{\mathsf{H}_0} < t_{\mathsf{obs}}) \quad \text{para testar } \mathsf{H}_0: \mu = \mu_0 \text{ vs } \mathsf{H}_1: \mu < \mu_0 \\ \text{valor-p} &= P(\mathsf{T}_{\mathsf{H}_0} > t_{\mathsf{obs}}) \quad \text{para testar } \mathsf{H}_0: \mu = \mu_0 \text{ vs } \mathsf{H}_1: \mu > \mu_0 \end{split}$$

em que  $T_{H_0}$  é a estatística de teste sob hipótese nula e  $t_{\rm obs}$  o seu valor observado.



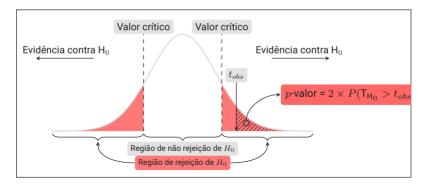
## Nível descritivo para teste bilateral

A definição depende da relação entre  $t_{\rm obs}$  e  $\mu_0$ :

$$\mathsf{valor-p} = 2 \cdot P(\mathsf{T}_{\mathsf{H}_0} < t_{\mathsf{obs}}) \quad \mathsf{se} \ \overline{x} < \mu_0$$

valor-p = 
$$2 \cdot P(\mathsf{T}_{\mathsf{H}_0} > t_{\mathsf{obs}})$$
 se  $\overline{x} > \mu_0$ 

em que  $T_{H_0}$  é a estatística de teste e  $t_{\rm obs}$  o seu valor observado.



#### Exercício 1: Teste de hipóteses para a média (variância conhecida)

Uma máquina enche sacos de açúcar com um desvio-padrão de 10 gramas. Inicialmente a máquina estava regulada para, em média, encher pacotes com 1000 gramas. Suspeita-se que ela se desregulou e para verificar essa hipótese, foi coletada uma amostra de 50 pacotes, que resultou em uma média de 987 gramas. Teste a hipótese de que o peso médio dos pacotes é igual 1000 gramas, com um nível de significância de 5%.

### Resolução

- **Definindo as hipóteses:**  $H_0: \mu = 1000$  versus  $H_1: \mu \neq 1000$
- Nível de significância:  $\alpha = 0,05$
- Tipo de teste: teste bilateral
- Estatística de teste:  $Z=\dfrac{\overline{X}-\mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}\sim N(0,1) \Rightarrow z_{obs}=\dfrac{987-1000}{10/\sqrt{50}}=-9,19$
- Região crítica para  $\alpha=0,05$  (teste bilateral): RC =  $\{z_{obs}<-1,96$  ou  $z_{obs}>1,96\}$
- Conclusão:  $z_{obs} \in RC$ , portanto temos evidências para rejeitar  $H_0$ , ou seja, temos evidências de que o peso médio dos pacotes seja diferente de 1000 gramas.

#### Exercício 2: Teste de hipóteses para a média (variância desconhecida)

Uma indústria farmacêutica especifica que em certo analgésico a quantidade média de um tipo de ácido deve ser 5,5 mg por comprimido. A indústria suspeita que houve problemas na produção de um determinado lote e que, nesse lote, a quantidade média dessa substância está maior que a especificada. Para verificar essa suspeita, a indústria selecionou uma amostra aleatória de 50 comprimidos desse lote, observando uma quantidade média do ácido igual a 5,8 mg e um desvio-padrão de 0,85 mg. Teste a hipótese de que a quantidade média do ácido é maior que 5,5 mg por comprimido ao nível de significância de 5%.

#### Resolução

- **Definindo as hipóteses:**  $H_0: \mu \le 5, 5$  versus  $H_1: \mu > 5, 5$
- Nível de significância:  $\alpha = 0,05$
- Tipo de teste: teste bilateral
- Estatística de teste:  $T=\dfrac{\overline{X}-\mu_0}{S/\sqrt{n}}\sim t_{n-1}\Rightarrow t_{obs}=\dfrac{5,8-5,5}{0,85/\sqrt{50}}=2,49$
- Região crítica (teste bilateral): RC =  $\{t_{obs} > 1,676\}$
- Conclusão: tobs ∈ RC, temos evidências para rejeitar H<sub>0</sub>. Temos evidências de que a quantidade de ácido é diferente da especificada.
- p-valor: Temos um teste unilateral à direita, então:

$$\alpha^* = P(T_{\nu=49} > t_{obs}) = P(T_{\nu=49} > 2, 49) = 0,008$$

Observe que  $\alpha^* < \alpha = 0,05$ , como é esperado, a conclusão é a mesma, devemos rejeitar  $H_0$ .

#### Exercício 3: Teste de hipóteses para a proporção

Uma empresa desenvolveu uma nova vacina para uma doença, e afirma que a proporção de imunizados é maior do que 50%. Em uma amostra de 726 pessoas que tomaram a vacina, 668 estavam imunizadas. Use este resultado, com um nível de significância de 5%, para testar a afirmativa de que a proporção de imunizados é maior do que 50%. Calcule o valor-p.

#### Resolução

- **Hipóteses:**  $H_0: p \le 0, 5$  versus  $H_1: p > 0, 5$  (teste unilateral à direita)
- $\hat{p} = \overline{x} = \frac{668}{726} = 0,92$
- $\bullet \quad \text{Estatística de teste: } Z = \frac{\widehat{p} p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1 p_0)}{n}}} \sim N(0, 1) \Rightarrow z_{obs} = \frac{0,92 0,5}{\sqrt{\frac{0,5 \cdot 0,5}{726}}} = 22,63$
- Região crítica (teste unilateral à direita): RC =  $\{z_{obs} > 1,645\}$
- Conclusão: Como  $z_{obs} \in \mathsf{RC}$ , temos evidências para rejeitar  $H_0$ , ou seja, temos evidências de que a proporção de imunizados é maior do que 50%.
- valor-p =  $P(Z>z_{obs})=P(Z>22,63)\approx 0$

#### Exercício 4: Teste de hipóteses para a variância

Na indústria, baixa variabilidade é sinônimo de qualidade. Para isso, constantemente monitorase e corrige-se a produção para manter níveis aceitáveis de qualidade. Uma amostra de frascos de medicamento foi inspecionada em relação à concentração de princípio ativo na solução. O lote é rejeitado se claramente ultrapassar o limite de  $\sigma^2=0,0009$ . A variância amostral foi de 0,0013 e os dados estão abaixo.

Faça um teste para verificar se a variância é maior do que 0,0009, com  $\alpha=5\%$ .

#### Resolução

- **Hipóteses:**  $H_0: \sigma^2 \le 0,0009$  versus  $H_1: \sigma^2 > 0,0009$  (teste unilateral à direita)
- Estatística de teste:  $\chi^2 = \frac{(n-1) \cdot S^2}{\sigma_0^2} \rightarrow \chi^2_{obs} = \frac{(16-1) \cdot 0,0013}{0,0009} = 21,67$
- Região crítica (teste unilateral à direita  $\alpha=5\%$ ): RC =  $\{\chi^2_{obs}>24,99\}$
- Conclusão: Como  $\chi_{obs} \notin RC$ , não rejeitamos  $H_0$ . Ao nível de 5% de significância, não se rejeita a hipótese de que a variância seja igual a 0,0009.