



SHIFT

 FIAP





PYTHON JOURNEY

MACHINE & DEEP LEARNING

TESTE DE HIPÓTESES

CONCEITOS



TESTE DE HIPÓTESE - INTRODUÇÃO

A estatística inferencial é usada para conhecer uma **população** à qual não temos acesso a partir de uma **amostra**.

Todas as conclusões possuem uma certa margem de erro:

- Não podemos afirmar, com 100% de certeza, que certo valor ou característica que encontramos na amostra existe na população;
- Podemos afirmar que existe uma certa probabilidade ou grau de confiança (90%, 95% etc.);
- É possível afirmar que um resultado ou característica existe na população, com uma certa margem de erro (por exemplo, 5%).

O QUE EU POSSO PROVAR?

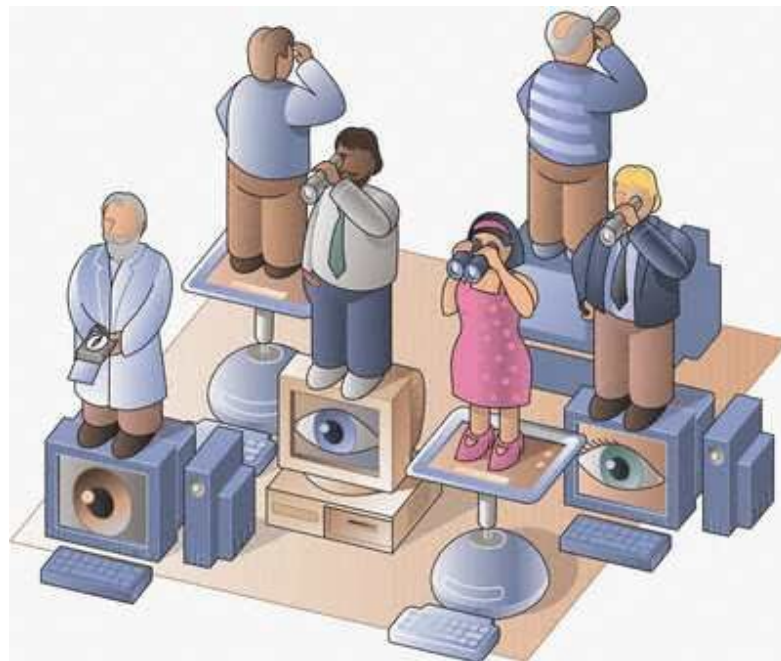
- A ideia atualmente mais aceita nas pesquisas é que não se pode provar nada, apenas “desprovar”;
- Ou seja, nós só aprendemos quando erramos;
- Na ciência “Popperiana”, o objetivo é refutar uma assertiva. A sua hipótese é verdadeira enquanto não for refutada (falseada).



QUAL A RAZAO DE TER UMA HIPÓTESE?

Não devemos perguntar qual é a probabilidade de estarmos corretos em nossas assertivas, mas a probabilidade de estarmos errados. Com este objetivo, nós estabelecemos uma hipótese.

Trata-se de uma suposição quanto ao valor de um parâmetro populacional ou quanto à natureza da distribuição de probabilidade de uma variável populacional.



TESTE DE HIPÓTESE - INTRODUÇÃO

O teste de hipótese é um dos procedimentos estatísticos por meio do qual extraímos conclusões a respeito de uma população com base em uma amostra retirada dela. Esse procedimento é utilizado também para que se compare duas populações, utilizando-se as respectivas amostras.

O procedimento de teste é uma regra por meio da qual rejeitamos ou aceitamos uma hipótese (H_0) sobre a população em estudo.

H_0 - Hipótese nula será testada;

H_1 - É a alternativa no caso da rejeição de H_0 (diferente, maior ou menor).

H_1 também é chamado de H_a no qual o “a” possui conexão com “alternativo”.



TERMINOLOGIA ESPECÍFICA

Alguns termos são específicos de uma área. Em Teste de Hipótese, não é diferente. Ao falsear a H_0 você deve entender que “rejeitou” H_0 e, por consequência, “aceitou” H_a .

Então, os termos são “aceitar” ou “rejeitar” a hipótese nula ou hipótese alternativa, pois ao rejeitar uma, impreterivelmente, você aceitou a outra.

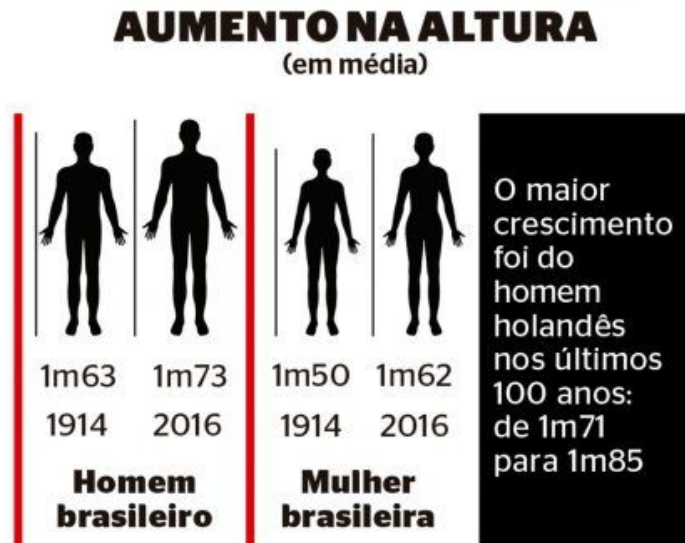


TESTE DE HIPÓTESE - INTRODUÇÃO

Quando queremos saber se existem
CARACTERÍSTICAS NA POPULAÇÃO,
usamos TESTES DE HIPÓSTES

Exemplos:

- Será que a altura média dos alunos da turma 15 AIML é de 1,72 m?
- Será que as pessoas comem mais chocolate quando estudam estatística?

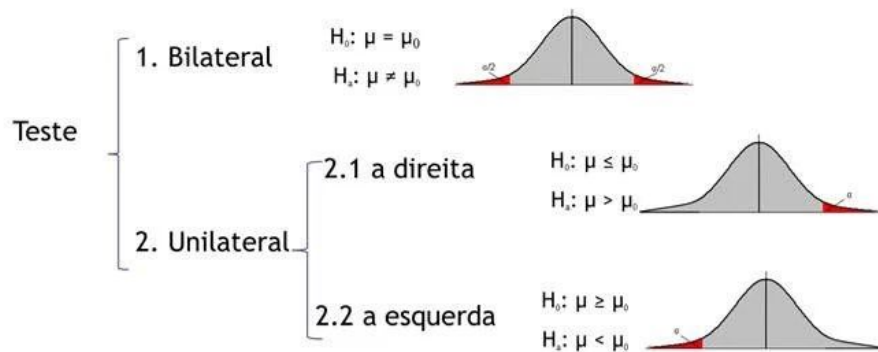


PASSO A PASSO

1º - Criar hipóteses

Hipótese experimental: **Há** uma determinada característica na população

- Hipótese de uma direção específica:
Teste unilateral;
- Hipótese de uma direção específica:
Teste bilateral;
- Hipótese nula: **Não há** essa característica na população.



PASSO A PASSO

2º - Escolher um nível de significância (alfa)

Probabilidade que o analista estabelece como limite para decidir se o valor do teste se deve ao acaso.

$$\alpha = 0,05$$

O efeito é real se apenas 5% (ou menos) dos resultados for devido ao acaso.

$$\alpha = 0,01$$

O efeito é real se apenas 1% (ou menos) dos resultado for devido ao acaso.



PASSO A PASSO

3º - Calcular o teste estatístico

O teste estatístico oferece-nos uma quantificação do efeito que estamos a estudar.

Se o valor da estatística teste cair na região crítica (em azul no gráfico) rejeita-se H_0 .

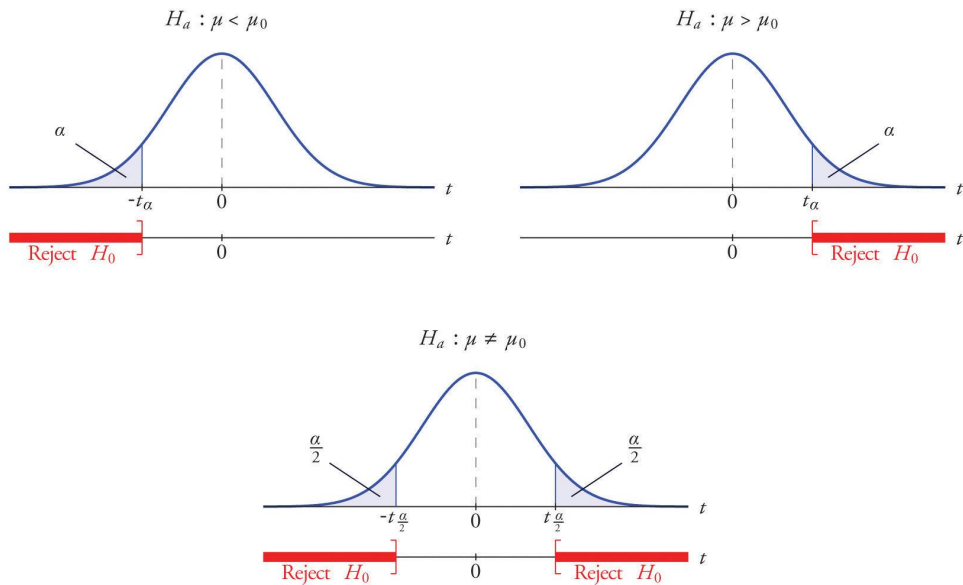
Ao contrário, quando aceitamos, dizemos que não houve evidência amostral significativa no sentido de permitir a rejeição de H_0 .



PASSO A PASSO

4º - Calcular o teste p

Probabilidade do resultado do teste estatístico acontecer na população devido ao acaso e não devido a um efeito real.



PASSO A PASSO

4º - Calcular o teste p

O p-valor é uma estimativa de significância observada na amostra. Indica a probabilidade de ocorrer valores da estatística mais extremos do que o observado, sob a hipótese H_0 ser verdadeira.

Se o $p\text{-valor} < \alpha$, então rejeitamos H_0 , caso contrário, não o rejeitamos.



PASSO A PASSO

A zona em azul é a zona de rejeição de H_0 , ou seja, se o seu valor observado ou calculado estiver na zona azul, você deverá rejeitar a H_0 e, por consequência, aceitar a H_a , a sua hipótese alternativa.



A ideia que você precisa guardar é a posição no gráfico do seu valor observado ou calculado. Esta posição irá decidir se a sua observação está em uma área de rejeição ou aceitação.



PASSO A PASSO

Unilateral à esquerda:

$$H_0: \mu \leq 50$$

$$H_1: \mu > 50$$

Unilateral à direita:

$$H_0: \mu \geq 50$$

$$H_1: \mu < 50$$

Bilateral:

$$H_0: \mu = 50$$

$$H_1: \mu \neq 50$$

Se o valor calculado ou observado cair na área azul, rejeita-se H_0



PASSO A PASSO

4º - Comparar α e p

α = nível de significância estabelecido pelo analista (probabilidade limite para decidir se o valor do teste deve-se ao acaso). Exemplo: $\alpha = 0,05$.

p = probabilidade do resultado do teste do estatístico se deve ao acaso.

Se uma hipótese for rejeitada quando deveria ser aceita, diz-se que foi cometido um erro Tipo I.

Se for aceita uma hipótese que deveria ser rejeitada, foi cometido erro tipo II.

Erros Tipo I e do Tipo II

Tabela – resumo das decisões possíveis

	H_0 verdadeiro	H_0 falso
Aceitar H_0	Conclusão correta	Erro Tipo II
Rejeitar H_0	Erro Tipo I	Conclusão correta



PASSO A PASSO

EXISTEM DOIS TIPOS DE ERRO DE HIPÓTESE:

Erro tipo I - rejeição de uma hipótese verdadeira;

Erro tipo II - aceitação de uma hipótese falsa.

As probabilidades desses dois tipos de erros são designadas α e β . A probabilidade α do erro tipo I é denominada “nível de significância” do teste.

Decisão	Realidade	
	H_0 Verdadeira	H_0 Falsa
Aceitar H_0	Sem erro	Erro Tipo II
Rejeitar H_0	Erro Tipo I	Sem erro



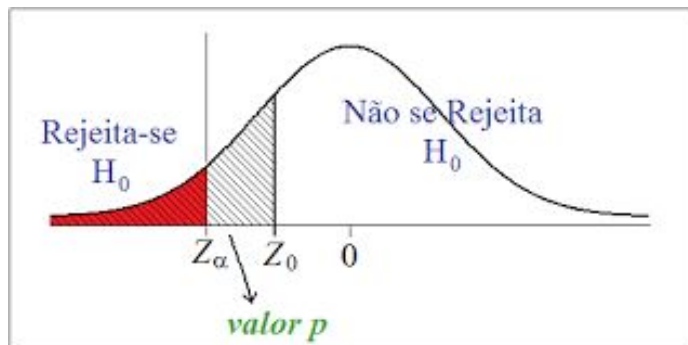
UM POUCO MAIS SOBRE α

Ao testar uma hipótese estabelecida, a **probabilidade máxima** com a qual estaremos dispostos a correr **risco** de um **erro Tipo I** é denominada **nível de significância do teste**. Essa probabilidade, **representada** frequentemente por α , é geralmente especificada antes da extração de qualquer amostra, de modo que os resultados obtidos não influenciem a escolha.



UM POUCO MAIS SOBRE α

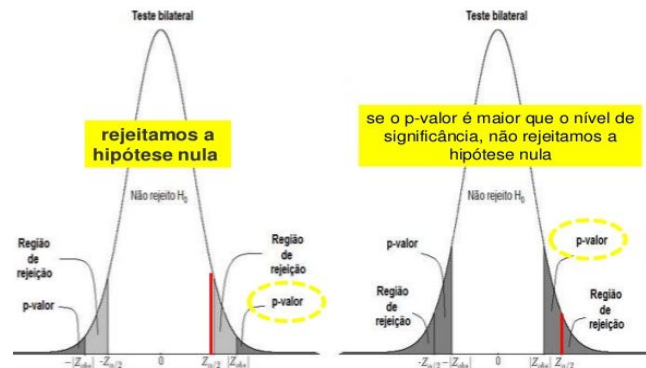
Na prática, é usual a adição de um nível de significância 0,05 ou 0,01, embora possam ser usados outros valores. Se, por exemplo, é escolhido um nível de significância de 0,05 ou 5% no planejamento de um teste de hipótese, há então, cerca de 5 chances em 100 da hipótese ser rejeitada quando deveria ser aceita, isto é, há uma confiança de cerca de 95% de que você tome a decisão acertada.



UM POUCO MAIS SOBRE α

$$p < 0,05$$

- O resultado do teste estatístico não se deve ao acaso, em 95% dos casos;
- Há um efeito na população (com 95% de confiança);
- Assumimos uma margem de erro de 5%, isto é, existe menos de 0,05 de probabilidade de o resultado do teste estatístico ser devido ao acaso e não a um efeito real na população;
- Existe menos de 0,05 de probabilidade de rejeitarmos a característica quando ela é verdadeira;
- O efeito é estatisticamente significativo para $p < 0,05$.



UM POUCO MAIS SOBRE α

$$p \geq 0,05$$

- O efeito encontrado pode dever-se ao acaso em 5% ou mais dos casos;
- Não sabemos se o efeito encontrado com os dados da amostra está presente na população;
- O efeito não é estatisticamente significativo
 $p \geq 0,05$.

Teste de Hipótese		Se a Hipótese nula (H_0) é:	
		Verdadeira	Falsa
O Pesquisador	Aceita H_0	Descisão correta	Erro tipo II (β) Falso negativo
	Rejeita H_0	Erro tipo I (α) Falso positivo	Descisão correta

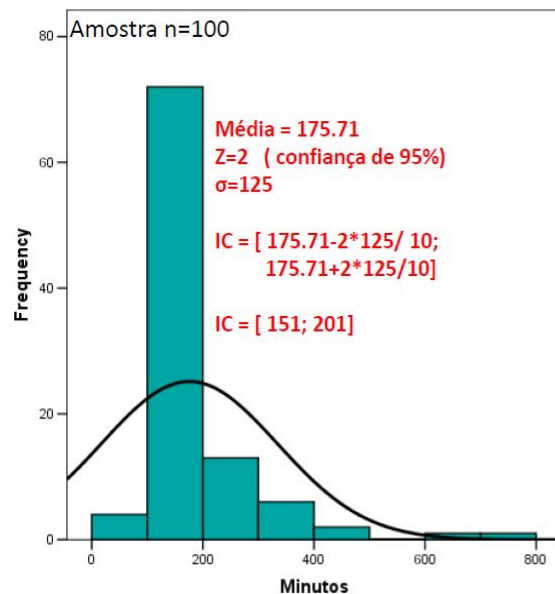
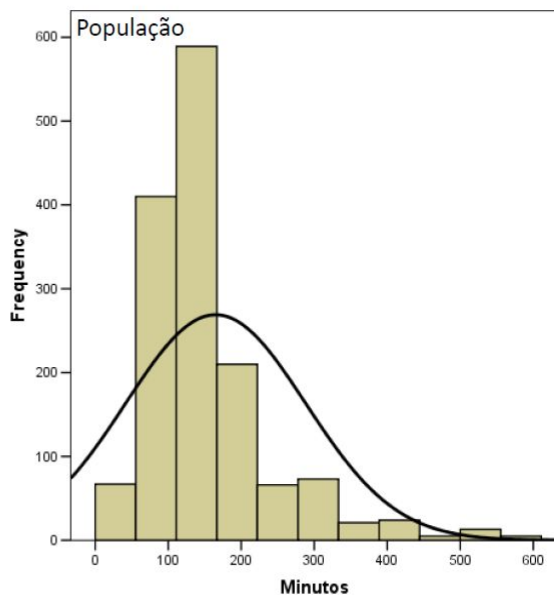
Erro tipo I: Condenar um inocente.

Erro tipo II: Comprar gato por lebre.




UM CASO MANUAL

Queremos estimar o uso médio, em minutos, da telefonia celular de uma certa população, com uma amostra de $n = 100$, sabendo-se que $\sigma = 125$



Test For	Null Hypothesis (H_0)	Test Statistic	Distribution	Use When
Population mean (μ)	$\mu = \mu_0$	$\frac{(\bar{x} - \mu_0)}{\sigma/\sqrt{n}}$	Z	Normal distribution or $n > 30$; σ known
Population mean (μ)	$\mu = \mu_0$	$\frac{(\bar{x} - \mu_0)}{s/\sqrt{n}}$	t_{n-1}	$n < 30$, and/or σ unknown
Population proportion (p)	$p = p_0$	$\frac{\hat{p} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}}$	Z	$n\hat{p}, n(1-\hat{p}) \geq 10$
Difference of two means ($\mu_1 - \mu_2$)	$\mu_1 - \mu_2 = 0$	$\frac{(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - 0}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$	Z	Both normal distributions, or $n_1, n_2 \geq 30$; σ_1, σ_2 known
Difference of two means ($\mu_1 - \mu_2$)	$\mu_1 - \mu_2 = 0$	$\frac{(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - 0}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}}$	t distribution with $df =$ the smaller of $n_1 - 1$ and $n_2 - 1$	$n_1, n_2 < 30$; and/or σ_1, σ_2 unknown
Mean difference μ_d (paired data)	$\mu_d = 0$	$\frac{(\bar{d} - \mu_d)}{s_d/\sqrt{n}}$	t_{n-1}	$n < 30$ pairs of data and/or σ_d unknown
Difference of two proportions ($p_1 - p_2$)	$p_1 - p_2 = 0$	$\frac{(\hat{p}_1 - \hat{p}_2) - 0}{\sqrt{\hat{p}(1-\hat{p})\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}}$	Z	$n\hat{p}, n(1-\hat{p}) \geq 10$ for each group

OBRIGADO

 /andresilvadecarvalho



lattes.cnpq.br/6876528572507972

FIAP

Copyright © 2021 | Professor André Silva de Carvalho

Todos os direitos reservados. Reprodução ou divulgação total ou parcial deste documento, é expressamente proibido sem consentimento formal, por escrito, do professor/autor



SHIFT



FIAP

