Estatítica para Ciência de Dados

Aula 5: Teste de hipóteses

Francisco A. Rodrigues ICMC/USP francisco@icmc.usp.br







Aula 5: Teste de hipóteses

Teste de hipótesesValor p

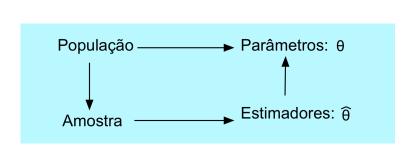


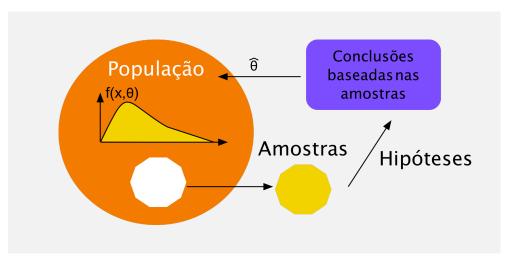


- Imaginem que um acusado foi levado a um tribunal para ser julgado.
- Inicialmente, o acusado é considerado inocente. Essa é a hipótese nula.
- As evidências serão analisadas para decidir se aceitamos ou rejeitamos a hipóteses nula.



- Inferência estatística
- Teste de hipóteses: uma hipótese é uma declaração sobre um parâmetro da população.









• Principais estimadores

Parâmetro	Estimador
Média: μ	$\bar{X} = \sum_{i=1}^{n} \frac{X_i}{n}$
Variância: σ^2	$s^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \bar{X})^{2}$
Proporção: p	$\hat{p} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n I_i$ Onde I_i é igual a 1 se a observação tem a característica de interesse.





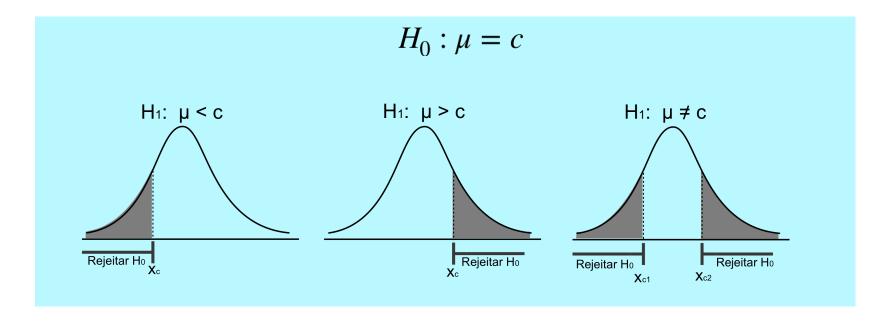
- No teste de hipóteses, testamos uma informação sobre um atributo da população.
- A hipótese nula é chamada H_0 e a alternativa, H_a .
- Quando testemos a hipótese podemos cometer dois tipos de erros:

	H_0 é verdadeira	H_0 é falsa
Rejeitar H_0	Erro do tipo I (α)	Sem erro
Aceitar H ₀	Sem erro	Erro do tipo II (β)





Teste para a média







• **Exemplo**: Uma fábrica anuncia que o índice de nicotina dos cigarros de uma dada marca é igual a 20 mg por cigarro. Um laboratório realiza 20 análises do índice obtendo: 22, 19, 21, 22, 20, 18, 27, 20, 21, 19, 20, 22, 17, 20, 21,18, 25, 16, 20, 21. Sabe-se que o índice de nicotina dos cigarros dessa marca se distribui normalmente com variância 4. Podese aceitar a afirmação do fabricante, ao nível de 5%?

$$H_0$$
: $\mu = 20 mg$
 H_a : $\mu > 20 mg$

Aceitar
$$H_0$$
 Rejeitar H_0 \bar{x}_c

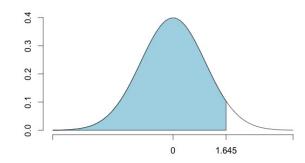
$$\alpha = P(rejeitar \, H_0 | H_0 \, \'everdadeira) = 0.05$$

$$P(\bar{X} > \bar{x}_c | \mu = 20) = 0.05$$

$$P\left(\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} > \frac{\bar{x}_c - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \mid \mu = 20\right) = 0.05$$

$$P\left(Z > \frac{\bar{x}_c - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \mid \mu = 20\right) = 0.05$$

$$P\left(Z < \frac{\bar{x}_c - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \mid \mu = 20\right) = 0.95$$

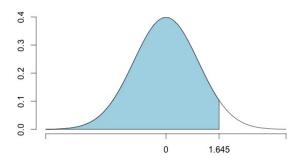






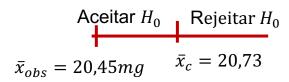
• **Exemplo**: Uma fábrica anuncia que o índice de nicotina dos cigarros de uma dada marca é igual a 20 mg por cigarro. Um laboratório realiza 20 análises do índice obtendo: 22, 19, 21, 22, 20, 18, 27, 20, 21, 19, 20, 22, 17, 20, 21,18, 25, 16, 20, 21. Sabe-se que o índice de nicotina dos cigarros dessa marca se distribui normalmente com variância 4. Podese aceitar a afirmação do fabricante, ao nível de 5%?

$$P\left(Z < \frac{\bar{x}_c - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \mid \mu = 20\right) = 0,95$$



$$\frac{\bar{x}_c - 20}{\sqrt{4}/\sqrt{50}} = 1,645$$

$$\bar{x}_c = 1,645 \times \frac{2}{\sqrt{50}} + 20 = 20,73 \ mg$$



$$\bar{x}_{obs} = \frac{22 + 19 + 21 + \dots + 21}{20}$$

$$\bar{x}_{obs} = 20.45mg$$

Assim, aceitamos H_0 ao nível 5%.



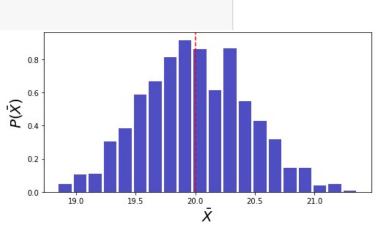




Exemplo: Uma fábrica anuncia que o índice de nicotina dos cigarros de uma dada marca é igual a 20 mg por cigarro. Um laboratório realiza 20 análises do índice obtendo: 22, 19, 21, 22, 20, 18, 27, 20, 21, 19, 20, 22, 17, 20, 21,18, 25, 16, 20, 21. Sabe-se que o índice de nicotina dos cigarros dessa marca se distribui normalmente com variância 4 mg². Pode-se aceitar a afirmação do fabricante, ao nível de 5%?

```
H_0: \mu = 20
H_1: \mu > 20
```

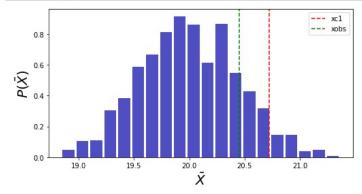
```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
mu = 20 # hipotese a ser testada
sigma = 2 # desvio padrao populacional
n = 20 #tamanho da amostra
Ns = 1000 # numero de simulações
Xm=[] #distribuicao da media amostral
for s in range(1,Ns):
   x = np.random.normal(mu, sigma, n) # sorteia uma amostra de tamanho n
   Xm.append(np.mean(x))
plt.figure(figsize=(8,4))
a = plt.hist(x=Xm, bins=20, color='#0504aa', alpha=0.7, rwidth=0.85, label = str(Ns), de
plt.axvline(x=mu, color='r', linestyle='--', label = 'Media')
plt.xlabel(r'$\bar{X}$', fontsize=20)
plt.ylabel(r'$P(\bar{X})$', fontsize=20)
plt.show(True)
```







```
plt.figure(figsize=(8,4))
a = plt.hist(x=Xm, bins=20, color='#0504aa', alpha=0.7, rwidth=0.85, density=True)
plt.axvline(x=xc, color='red', linestyle='--', label = 'xc1')
plt.axvline(x=xobs, color='green', linestyle='--', label = 'xobs')
plt.xlabel(r'$\bar{X}\$', fontsize=20)
plt.ylabel(r'$\p(\bar{X}\)\$', fontsize=20)
plt.legend()
plt.show(True)
```







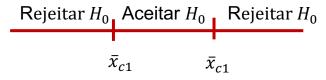
• **Exemplo:** Um pesquisador deseja estudar o efeito de certa substância no tempo de reação de seres vivos a um certo tipo de estímulo. Um experimento é desenvolvido com cobaias, que são inoculadas com a substância e submetidas a um estímulo elétrico, com seus tempos de reação (em segundos) anotados. Os seguintes valores foram obtidos: T = [9,1; 9,3; 7,2; 13.3; 10,9; 7,2; 9,9; 8,0; 8,6; 7,5].

Admite-se que, em geral, o tempo de reação tem distribuição Normal com média 8 segundos e desvio padrão 2 segundos. Entretanto, o pesquisador desconfia que o tempo médio sofre alteração por influência da substância. Verifique a nível 6% se o tempo de reação das cobaias submetidas à substância foi alterado.

$$H_0$$
: $\mu = 8s$
 H_a : $\mu \neq 8s$

$$\alpha = P(rejeitar H_0 | H_0 \text{ \'e } verdadeira) = 0,06$$

$$P(\bar{X} < \bar{x}_{c1} \text{ ou } \bar{X} > \bar{x}_{c2} | \mu = 8) = 0,06$$









$$H_0$$
: $\mu = 8s$ $\alpha = P(rejeitar H_0 | H_0 \text{ \'e } verdadeira) = 0.06$
 H_a : $\mu \neq 8s$

T = [9,1; 9,3; 7,2; 13.3; 10,9; 7,2; 9,9; 8,0; 8,6; 7,5].

$$\bar{x}_{obs} = 9.1s$$

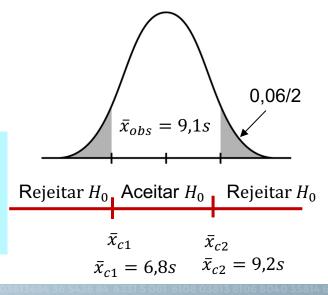
$$P(\bar{X} < \bar{x}_{c1} \text{ ou } \bar{X} > \bar{x}_{c2} | \mu = 8) = 0.06$$

$$P\left(\frac{\overline{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} < \frac{\overline{x}_{c1} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \cup \frac{\overline{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} > \frac{\overline{x}_{c2} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \middle| \mu = 8\right) = 0,06$$

$$P\left(Z < \frac{\bar{x}_{c1} - 8}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}\right) + P\left(Z > \frac{\bar{x}_{c2} - 8}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}\right) = 0.06$$

$$\frac{\bar{x}_{c1} - 8}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} = -1,88 \qquad \frac{\bar{x}_{c2} - 8}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} = 1,88$$

Aceitamos H_0 ao nível 6%. Temos 94% de confiança que a substância não alterou o tempo de reação das cobaias.







Exemplo: Um pesquisador deseja estudar o efeito de certa substância no tempo de reação de seres vivos a um certo tipo de estímulo. Um experimento é desenvolvido com cobaias, que são inoculadas com a substância e submetidas a um estímulo elétrico, com seus tempos de reação (em segundos) anotados. Os seguintes valores foram obtidos: T = [9,1;9,3;7,2;13,3;10,9;7,2;9,9;8,0;8,6;7,5]

Admite-se que, em geral, o tempo de reação tem distribuição Normal com média 8 segundos e desvio padrão 2 segundos. Entretanto, o pesquisador desconfia que o tempo médio sofre alteração por influência da substância. Verifique a nível 6% se o tempo de reação das cobaias submetidas à substância foi alterado

```
0.6
   H_0: \mu = 8
   H_1: \mu \neq 8
                                                                                                          0.5
: import numpy as np
   import matplotlib.pyplot as plt
   mu = 8
                                                                                                          0.2
   sigma = 2
                                                                                                          0.1
   Ns = 10000
   Xm=[] #distribuicao da media amostral
   for s in range(1,Ns):
       x = np.random.normal(mu, sigma, n) # sorteia uma amostra de tamanho n
      Xm.append(np.mean(x))
   plt.figure(figsize=(8,4))
   a = plt.hist(x=Xm, bins=20, color='#0504aa', alpha=0.7, rwidth=0.85, label = str(Ns), density=True)
   plt.axvline(x=mu, color='r', linestyle='--', label = 'Media')
   plt.xlabel(r'$\bar{X}$', fontsize=20)
   plt.ylabel(r'$P(\bar{X})$', fontsize=20)
   plt.show(True)
```

```
X = [9.1, 9.3, 7.2, 13.3, 10.9, 7.2, 9.9, 8.0, 8.6, 7.5]
xobs = np.mean(X)
                                                                                    0.6
alpha = 3
                                                                                    0.5
xc1 = np.percentile(Xm, alpha)
xc2 = np.percentile(Xm, 100-alpha)
                                                                                 P(X)
print('Xc1=',xc1, ' Xc2=', xc2, ' Xobs = ', xobs)
if(xobs < xc1 or xobs > xc2):
                                                                                    0.2
    print("Rejeitamos H0")
else:
                                                                                    0.1
    print("Aceitamos H0")
Xc1= 6.7966147136751305
                           Xc2= 9.204806312268603
                                                     Xobs = 9.1
Aceitamos H0
```

```
plt.figure(figsize=(8,4))
a = plt.hist(x=Xm, bins=20, color='#0504aa', alpha=0.7, rwidth=0.85, density=True)
plt.axvline(x=xc1, color='red', linestyle='--', label = 'xc1')
plt.axvline(x=xc2, color='orange', linestyle='--', label = 'xc2')
plt.axvline(x=xobs, color='green', linestyle='--', label = 'xobs')
plt.xlabel(r'$\bar{X}$', fontsize=20)
plt.ylabel(r'$P(\bar{X})$', fontsize=20)
plt.legend()
plt.show(True)
```

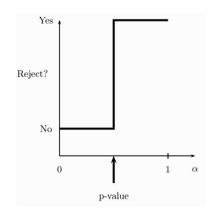


- Nos casos anteriores, fixamos a probabilidade de erro do tipo I para realizar o teste de hipóteses.
- Logo, a aceitação de depende do valor de α .
- Um outro procedimento, consiste em encontrar a probabilidade de significância, ou nível descritivo ou, simplesmente, valor p.
- A diferença em relação aos testes anteriores consiste em não construir a região crítica.
- O que se faz é indicar a probabilidade de ocorrer valores da estatística mais extremos do que o observado caso a hipótese seja verdadeira.





- O valor p é o menor nível de significância α no qual é possível rejeitar a hipótese nula.
- É a probabilidade de observar os dados se a hipótese nula for verdadeira.
- Quanto menor o valor, maior é a evidência contra a aceitação da hipóteses nula.
 - •p=0,01: Em 1 de 100 experimentos, a hipótese nula será aceita.
 - •p=0,1: Em 10 de 100 experimentos, a hipótese nula será aceita.
 - •p=0,3: Em 30 de 100 experimentos, a hipótese nula será aceita.
 - •p=0,9: Em 90 de 100 experimentos, a hipótese nula será aceita.







• **Exemplo**: Uma companhia de ônibus planejou uma nova rota. Um estudo preliminar afirma que a duração da viagem pode ser considerada uma variável aleatória com distribuição normal com $\mu=300\,$ minutos e $\sigma=30\,$ minutos. As 10 primeiras viagens resultaram em uma média igual a 314 minutos. Esse resultado comprova, ou não, o estudo preliminar?

$$H_0: \mu = 300 \ min \\ H_a: \mu > 300 \ min \\ P(\bar{X} > 314 | \mu = 300) = P\left(\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} > \frac{314 - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}\right) = P\left(Z > \frac{314 - 300}{\frac{30}{\sqrt{10}}}\right) = P(Z > 1,48)$$

$$P(Z > 1,48) = 1 - P(Z < 1,48) = 1 - 0,930 = 0,07$$

Como esse valor p não é tão pequeno, podemos dizer que há poucas evidências para aceitar H_0 .



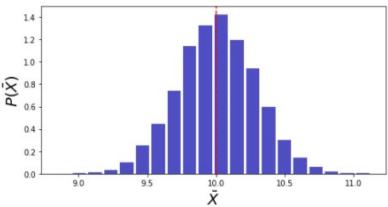


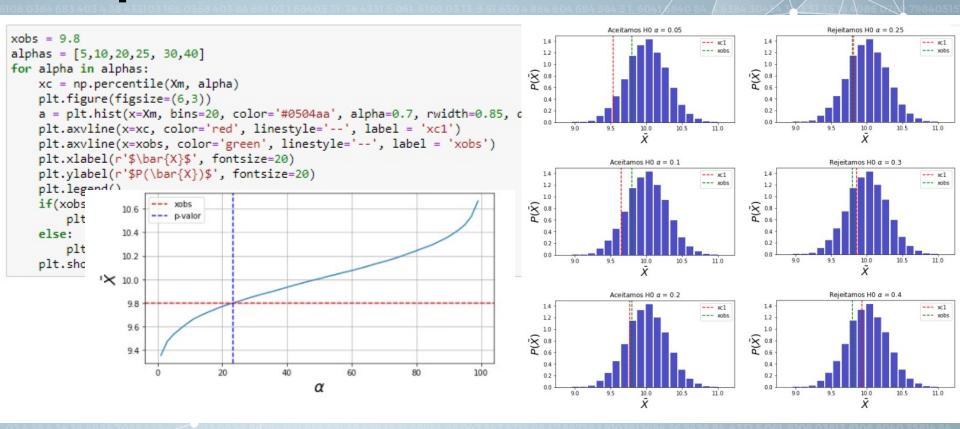
Vamos considerar um exemplo. Sejam as hipóteses:

```
H_0: \mu = 10
H_1: \mu < 10
```

Assumimos que a população tem distribuição uniforme com desvio padrão σ , definido abaixo.

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
                                                                                             0.4
mu = 10
sigma = 2
                                                                                             0.2
n = 50
                                                                                             0.0
Ns = 10000
Xm=[] #distribuicao da media amostral
for s in range(1,Ns):
    x = np.random.normal(mu, sigma, n) # sorteia uma amostra de tamanho n
    Xm.append(np.mean(x))
plt.figure(figsize=(8,4))
a = plt.hist(x=Xm, bins=20, color='#0504aa', alpha=0.7, rwidth=0.85, label = str(Ns), density=True)
plt.axvline(x=mu, color='r', linestyle='--', label = 'Media')
plt.xlabel(r'$\bar{X}$', fontsize=20)
plt.ylabel(r'$P(\bar{X})$', fontsize=20)
plt.show(True)
```











Nível de significância	Decisão
p<0,01	Evidência muito forte contra H ₀ .
0,01 < p< 0,05	Forte evidência contra H ₀ .
0,05 < p< 0,1	Fraca evidência contra Ho.
p>0,1	Pouquíssima ou nenhuma evidência contra H₀





The survey's participants married between 2005 an





Happiness and Productivity

Andrew J. Oswald,
University of Warwick and IZA
Eugenio Proto,
University of Warwick and IZA
Daniel Sgroi,
University of Warwick





International Review of Economics Education
Volume 4, Issue 1, 2005, Pages 20-45



Happiness In University Education ★

Grace Chan A, Paul W. Miller A B, MoonJoong Tcha A B

Show more

https://doi.org/10.1016/51477-3880(15)30139-0

Get rights and content



Nutrition & Diabetes

childhood obesity

Article Open Access | Published: 04 June 2019

Assessment of vitamin D status and

intervention for the treatment of

parathyroid hormone during a combined

Teodoro Durá-Travé ☑, Fidel Gallinas-Victoriano, María Jesús Chueca-Guindulain,

Sara Berrade-Zubiri, María Urretavizcaya-Martinez & Lotfi Ahmed-Mohamed







Psychology journal bans P values

Test for reliability of results 'too easy to pass', say editors.

Chris Woolston

26 February 2015 | Clarified: 09 March 2015



A controversial statistical test has finally met its end, at least in one journal. Earlier this month, the editors of *Basic and Applied Social Psychology* (*BASP*) announced that the journal would no longer publish papers containing *P* values because the statistics were too often used to support lower-quality research ¹.







- Parâmetros:
 - Média, Variância, Mediana, proporções.
- Anova
- Comparação de médias de duas populações
- Seleção de atributos em aprendizado de máquina
- Teste n\u00e3o param\u00e9tricos
- ..

Sumário

Teste de hipótesesValor p







Leitura Complementar

Morettin e Bussab, Estatística Básica, Saraiva, 2017.

