

Testes de hipóteses

- Hipótese nula e alternativa;
- Hipóteses simples e compostas;
- Região crítica e estatística teste;
- Função poder;
- Tipos de erro (I e II);
- P-valor;

Hipótese nula e alternativa

No teste de hipóteses estatísticas, identificamos partições do espaço de parâmetros que codificam as hipóteses de interesse.

Definição 40 (Hipótese nula e hipótese alternativa)

Considere o espaço de parâmetros Ω e defina $\Omega_0, \Omega_1 \subset \Omega$ de modo que $\Omega_0 \cup \Omega_1 = \Omega$ e $\Omega_0 \cap \Omega_1 = \emptyset$. Definimos

$$H_0 := \theta \in \Omega_0,$$

$$H_1 := \theta \in \Omega_1.$$

*Dizemos que H_0 é a **hipótese nula** e H_1 é a **hipótese alternativa**.*

Se $\theta \in \Omega_1$, dizemos que rejeitamos a hipótese nula. Por outro lado, se $\theta \in \Omega_0$ dizemos que não rejeitamos ou falhamos em rejeitar H_0 .

Exemplo

Suponha que Palmirinha recebeu uma carta da Associação Nacional da Pamonha Gourmet (ANPG), dizendo que a pamonha deve ter, no mínimo, 7 mg/L de concentração de amido. Supondo que a concentração de amido tenha distribuição Normal com parâmetros μ (desconhecido) e σ^2 (conhecido), Palmirinha rabisca num papel:

$$H_0 := \mu \in [7, \infty),$$

$$H_1 := \mu \in (0, 7).$$

Hipóteses simples e compostas

Dependendo do tipo de partição do espaço de parâmetros, as hipóteses recebem classificações diferentes.

Definição 41 (Hipótese simples e hipótese compostas)

*Dizemos que uma hipótese H_i , é **simples**, se $\Omega_i = \{\theta_i\}$, isto é, se a partição correspondente é um ponto. Uma hipótese é dita **composta** se não é simples.*

Exemplo 17 (Hipótese simples sobre a média)

Suponha que estamos estudando o efeito de uma droga na redução da pressão arterial. Modelamos esta redução como uma variável aleatória X com esperança $E[X] =: \theta$. É costumaz testar a hipótese $H_0 : \theta = 0$, que chamamos, especificamente nesse caso, de “hipótese de efeito nulo”.

Hipótese unilateral e hipótese bilateral

Em analogia com os intervalos de confiança, também podemos entender as hipóteses como sendo unilaterais ou bilaterais.

Definição 42 (Hipótese unilateral e hipótese bilateral)

Uma hipótese da forma $H_0 : \theta \leq \theta_0$ ou $H_0 : \theta \geq \theta_0$ é dita unilateral (“one-sided”), enquanto hipóteses da forma $H_0 : \theta \neq \theta_0$ são ditas bilaterais (“two-sided”).

Observação 20 (Hipóteses bilaterais como consequência de H_0 simples)

Se H_0 é simples, a hipótese alternativa H_1 será, em geral, bilateral.

Região crítica: exemplo motivador

Exemplo 18 (Teste para a média de uma Normal com variância conhecida)

Suponha que $\mathbf{X} = \{X_1, X_2, \dots, X_n\}$ é uma amostra aleatória de uma Normal com média μ e variância σ^2 conhecida. Queremos testar a hipótese

$$H_0 : \mu = \mu_0$$

$$H_1 : \mu \neq \mu_0.$$

Intuitivamente, queremos rejeitar H_0 se \bar{X}_n está longe de μ_0 . Para isso definimos

$$S_0 := \{\mathbf{x} : -c \leq \bar{X}_n - \mu_0 \leq c\},$$

de modo que $S_1 = S_0^c$. Então, seguimos o procedimento:

$$\mathbf{X} \in S_1 \implies \text{rejeitar } H_0,$$

$$\mathbf{X} \in S_0 \implies \text{não rejeitar } H_0.$$

Região crítica e região de rejeição

Uma maneira mais simples de expressar o procedimento acima é definir $T := |\bar{X}_n - \mu_0|$ e rejeitar H_0 se $T \geq c$.

Definição 43 (Região crítica)

O conjunto

$$S_1 := \{ \mathbf{x} : |\bar{X}_n - \mu_0| \geq c \},$$

*é chamado de **região crítica** do teste.*

Analogamente, considere a estatística $T = r(\mathbf{X})$ e tome $R \subseteq \mathbb{R}$. Então podemos definir

Definição 44 (Região de rejeição)

*Se $R \subseteq \mathbb{R}$ é tal que dizemos que “rejeitamos H_0 se $T \in R$ ”, então R é chamada uma **região de rejeição** para a estatística T e o teste associado.*

Dividindo o espaço amostral e o espaço de parâmetros

Começamos com uma observação:

Observação 21 (Correspondência entre região crítica e região de rejeição)

Podemos relacionar os conceitos de região crítica e região de rejeição notando queremos

$$S_1 := \{x : r(x) \in R\}.$$

Ideia 4 (Dividindo o espaço amostral e o espaço de parâmetros)

*Suponha que temos um modelo estatístico dado pela distribuição $f(x | \theta)$, com $x \in \mathcal{X}$ e $\theta \in \Omega$. Desta forma, uma amostra aleatória $\mathbf{X} = \{X_1, X_2, \dots, X_n\}$ mora em \mathcal{X}^n . Para formular uma hipótese estatística, estabelecemos uma partição do espaço de parâmetros Ω em Ω_0 e Ω_1 disjuntos. Isto, por sua vez, induz uma partição $S_0, S_1 \in \mathcal{X}^n$. Estes objetos, embora, relacionados, **não são a mesma coisa**. Por exemplo, nós observamos se $\mathbf{X} \in S_0$ ou $\mathbf{X} \in S_1$, mas raramente “observamos” se $\theta \in \Omega_0$ ou $\theta \in \Omega_1$.*

Função poder

Nossa capacidade de rejeitar H_0 depende do valor de $\theta \in \Omega$. Esta dependência é capturada pela função poder.

Definição 45 (Função poder)

*Seja δ um procedimento de aceitação/rejeição como visto anteriormente. A **função poder** é definida como*

$$\pi(\theta \mid \delta) := \Pr(\mathbf{X} \in S_1 \mid \theta) = \Pr(T \in R \mid \theta), \theta \in \Omega. \quad (28)$$

Idealmente, queremos $\pi(\theta \mid \delta) = 1$ para $\theta \in \Omega_1$ (por quê?).

A função poder de um teste para a média da Normal

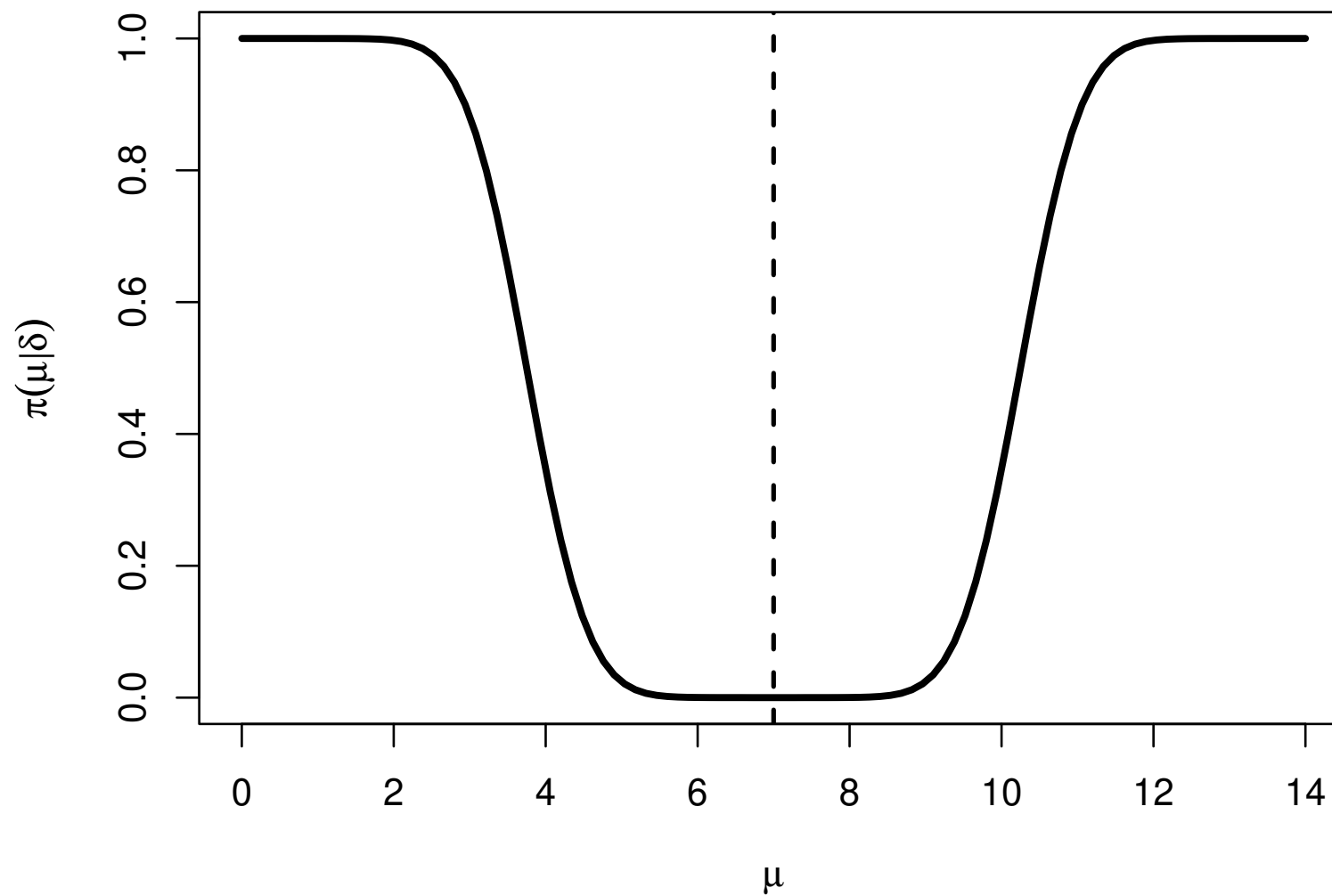
Considere a situação em que X_1, X_2, \dots, X_n vêm de uma Normal com média μ , desconhecida, e variância σ^2 , conhecida.

Exemplo 19 (Função poder no teste para média da Normal (σ^2 conhecida))

Lembrando que $T = |\bar{X}_n - \mu_0|$, e tomando δ como o procedimento descrito acima, escrevemos

$$\begin{aligned}\pi(\mu \mid \delta) &= \Pr(T \in R \mid \mu), \\ &= \Pr(\bar{X}_n \geq \mu_0 + c \mid \mu) + \Pr(\bar{X}_n \leq \mu_0 - c \mid \mu), \\ &= \left\{ 1 - \Phi\left(\sqrt{n} \frac{\mu_0 + c - \mu}{\sigma}\right) \right\} + \Phi\left(\sqrt{n} \frac{\mu_0 - c - \mu}{\sigma}\right).\end{aligned}$$

Pelo poder da pamonha...



Tipos de Erro

Quando testamos uma hipótese, nunca estamos livres de cometer um erro. É conveniente classificar os possíveis erros em duas categorias.

Definição 46 (Tipos de erros)

<i>Nome</i>	<i>Erro cometido</i>
<i>Erro tipo I</i>	<i>Rejeitar H_0 quando ela é verdadeira.</i>
<i>Erro tipo II</i>	<i>Falhar em rejeitar H_0 quando ela é falsa.</i>

Isto nos leva a concluir que

Situação	Quantidade	Interpretação
$\theta \in \Omega_0$	$\pi(\theta \delta)$	Pr(Erro tipo I)
$\theta \in \Omega_1$	$1 - \pi(\theta \delta)$	Pr(Erro tipo II)

Balanceando um teste

Idealmente, gostaríamos de um teste δ para o qual as probabilidades de erro fossem as menores possíveis. Infelizmente, em geral, diminuir o erro tipo I implica aumentar o erro tipo II.

Em geral, precisamos encontrar um equilíbrio entre os tipos de erros.

Ideia 5 (Encontrando um balanço entre erro tipo I e tipo II)

Tome $0 < \alpha_0 < 1$. Nós construímos o procedimento δ^ de modo que*

$$\pi(\theta \mid \delta^*) \leq \alpha_0, \forall \theta \in \Omega. \quad (29)$$

Então, entre todos os testes que satisfazem (29), buscamos o teste que tenha $\pi(\theta \mid \delta^)$ máxima em $\theta \in \Omega_1$.*

Tamanho de um teste

Definição 47 (Tamanho/nível de um teste)

Dizemos que um teste, δ , tem **tamanho ou nível de significância** $\alpha(\delta)$, com

$$\alpha(\delta) := \sup_{\theta \in \Omega_0} \pi(\theta \mid \delta).$$

Um teste que atende à condição anterior (29) tem que tamanho?

Observação 22 (Tamanho de um teste com H_0 simples)

Se H_0 é simples, então $\alpha(\delta) = \pi(\theta_0 \mid \delta)$.

Um exemplo

Exemplo 20 (Teste para o parâmetro de uma uniforme)

Suponha que X_1, X_2, \dots, X_n tem distribuição Uniforme em $[0, \theta]$, com θ desconhecido, e que aventamos as seguintes hipóteses:

$$H_0 : 3 \leq \theta \leq 4,$$

$$H_1 : \theta < 3 \text{ ou } \theta > 4$$

Lembre que $\hat{\theta}_{EMV} = \max\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$ e suponha que temos um teste δ da forma

Condição	Ação
$\hat{\theta}_{EMV} \notin (2.9, 4)$	Rejeitar H_0
$\hat{\theta}_{EMV} \in (2.9, 4)$	Falhar em rejeitar H_0 .

- Qual a região de rejeição para δ ?
- Como escrever $\pi(\theta | \delta)$?
- Qual o tamanho de δ ?

Construindo um teste com o tamanho adequado

Em geral, sempre conseguimos construir um teste que tenha o tamanho desejado.

Observação 23 (Construindo um teste de tamanho α_0)

Se $T = r(\mathbf{X})$ é uma estatística, podemos quase sempre encontrar c tal que valha

$$\sup_{\theta \in \Omega_0} \Pr(T \geq c \mid \theta) \leq \alpha_0, \quad (30)$$

ou seja, encontrar c tal que δ tenha tamanho (ou nível de significância) α_0 .

O p-valor

Começamos com uma observação:

Observação 24 (Testes são decisões binárias)

Um teste de hipótese reduz a informação contida nos dados a uma decisão binária: rejeitar ou não H_0 . Se observamos $T = c + 10^{-10}$ ou $T = c + 10^{10}$, tomamos a mesma decisão de rejeitar H_0 ao nível α_0 .

Ao invés disso, podemos reportar o maior nível de significância que ainda levaria à rejeição de H_0 .

Definição 48 (O p-valor)

*Para cada t , seja δ_t o teste que rejeita H_0 se $T \geq t$. Então, quando $T = t$, o **p-valor** vale*

$$p(t) := \sup_{\theta \in \Omega_0} \pi(\theta \mid \delta_t) = \sup_{\theta \in \Omega_0} \Pr(T \geq t \mid \theta), \quad (31)$$

ou seja, o p-valor é o tamanho do teste δ_t .

Exemplo: tá me enganando, parceiro?

Vamos voltar a uma pergunta não respondida lá no início do curso. Suponha que você encontre um “artista” de rua, que joga uma moeda e pede para as pessoas apostarem se vai dar cara ou coroa. Conhecendo estatística e probabilidade, você decide (i) observar o jogo à distância para coletar alguns dados (ii) fazer algumas contas para ver se vale a pena apostar.

Pergunta 4 (Esta moeda é justa? cont. I)

Suponha que uma moeda tenha sido lançada dez vezes, obtendo o seguinte resultado:

KKKCKCCCKC

- a) Esta moeda é justa?*
- b) Quanto eu espero ganhar se apostar R\$ 100,00 que é justa?*

Hoje vamos dar uma resposta parcial à pergunta a).

O que aprendemos?

- 💡 Hipóteses nula e alternativa, simples e composta;
- 💡 Região crítica e região de rejeição;
- 💡 Função poder;
 “O poder de um teste é a probabilidade de rejeitarmos H_0 caso ela seja falsa”
- 💡 Erro tipo I e tipo II;
 - ◊ Tipo I: Rejeitar erroneamente H_0 ;
 - ◊ Tipo II: Falhar em rejeitar H_0 quando ela é falsa.
- 💡 P-valor;
 “O p-valor pode ser interpretado como a probabilidade, sob H_0 , de observarmos uma estatística tão ou mais extrema do que aquela observada”

Leitura recomendada

 De Groot seção 9.1;

 * De Groot seções 9.2 e 9.3.

▶▶ Próxima aula: De Groot, seção 9.1 (razão de verossimilhanças);

- **Exercícios recomendados**

- De Groot.

- Seção 9.1: 3, 8 e 13.

- * Seção 9.1: 19 e 21.