

INFERÊNCIA ESTATÍSTICA

ESTIMAÇÃO PARA A PROPORÇÃO POPULACIONAL p

Objetivo

Estimar uma proporção p (desconhecida) de elementos em uma população, apresentando certa característica de interesse, a partir da informação fornecida por uma amostra.

Exemplos:

p : proporção de alunos da USP que foram ao teatro pelo menos uma vez no último mês;

p : proporção de consumidores satisfeitos com os serviços prestados por uma empresa telefônica;

p : proporção de eleitores da cidade de São Paulo que votariam em um determinado candidato, caso a eleição para presidente se realizasse hoje;

p : proporção de crianças de 2 a 6 anos, do estado de São Paulo, que não estão matriculadas em escola de educação infantil.

Dois possíveis procedimentos de estimação:

- **Estimação pontual**

- **Estimação intervalar**

- Vamos observar n elementos, extraídos ao acaso e com reposição da população;
- Para cada elemento selecionado, verificamos a presença (sucesso) ou não (fracasso) da característica de interesse.

Estimador pontual

O *estimador pontual para p* , também denominado *proporção amostral*, é definido como

$$\hat{p} = \frac{X}{n},$$

sendo que

X denota o número de elementos na amostra que apresentam a característica;

n denota o tamanho da amostra coletada.

Se observamos o valor k da v. a. X , obtemos $\hat{p} = k / n$ que denominamos *estimativa pontual para p* .

Exemplo 1: Sejam,

p : proporção de alunos da USP que foram ao teatro pelo menos uma vez no último mês, e

X : número de estudantes que respondem “sim” em uma pesquisa com n entrevistados.

Suponha que foram entrevistados $n = 500$ estudantes e que, desses, $k = 100$ teriam afirmado que foram ao teatro pelo menos uma vez no último mês.

A estimativa pontual (proporção amostral) para p é dada por:

$$\hat{p} = \frac{k}{n} = \frac{100}{500} = 0,20 ,$$

ou seja, 20% dos estudantes *entrevistados* afirmaram que foram ao teatro pelo menos uma vez no último mês.

Note que, outra amostra de mesmo tamanho pode levar a uma outra estimativa pontual para p .

Estimativa intervalar ou intervalo de confiança

- Para uma amostra observada, os estimadores pontuais fornecem como estimativa um único valor numérico para o parâmetro.
- Os estimadores pontuais são variáveis aleatórias e, portanto, possuem uma distribuição de probabilidade, em geral, denominada *distribuição amostral*.

Idéia: construir intervalos de confiança, que incorporem à estimativa pontual informações a respeito de sua variabilidade (erro amostral).

Intervalos de confiança são obtidos por meio da *distribuição amostral do estimador pontual*.

A **estimativa intervalar** corresponde a um intervalo determinado da seguinte maneira:

$$[\hat{p} - \varepsilon; \hat{p} + \varepsilon],$$

sendo ε o erro amostral ou margem de erro.

Pergunta: *Como encontrar ε ?*

Seja $P(\varepsilon)$ a probabilidade da estimativa pontual estar a uma distância de, no máximo, ε da proporção verdadeira p , ou seja,

$$P(\varepsilon) = P(|\hat{p} - p| \leq \varepsilon).$$

A probabilidade $P(\varepsilon)$ é também denominada **coeficiente de confiança do intervalo**, que denotamos pela letra grega γ (gama).

Afirma-se ainda que a estimativa intervalar tem coeficiente de confiança $\gamma = P(\varepsilon)$.

Formalmente,

$$\begin{aligned} P(\varepsilon) &= P(|\hat{p} - p| \leq \varepsilon) = P\left(\left|\frac{X}{n} - p\right| \leq \varepsilon\right) \\ &= P\left(p - \varepsilon \leq \frac{X}{n} \leq p + \varepsilon\right) = P(np - n\varepsilon \leq X \leq np + n\varepsilon) \\ &= P\left\{-\frac{n\varepsilon}{\sqrt{np(1-p)}} \leq \frac{X - np}{\sqrt{np(1-p)}} \leq \frac{n\varepsilon}{\sqrt{np(1-p)}}\right\}. \end{aligned}$$

Como $X \sim b(n,p)$ temos que, para n grande, a variável aleatória

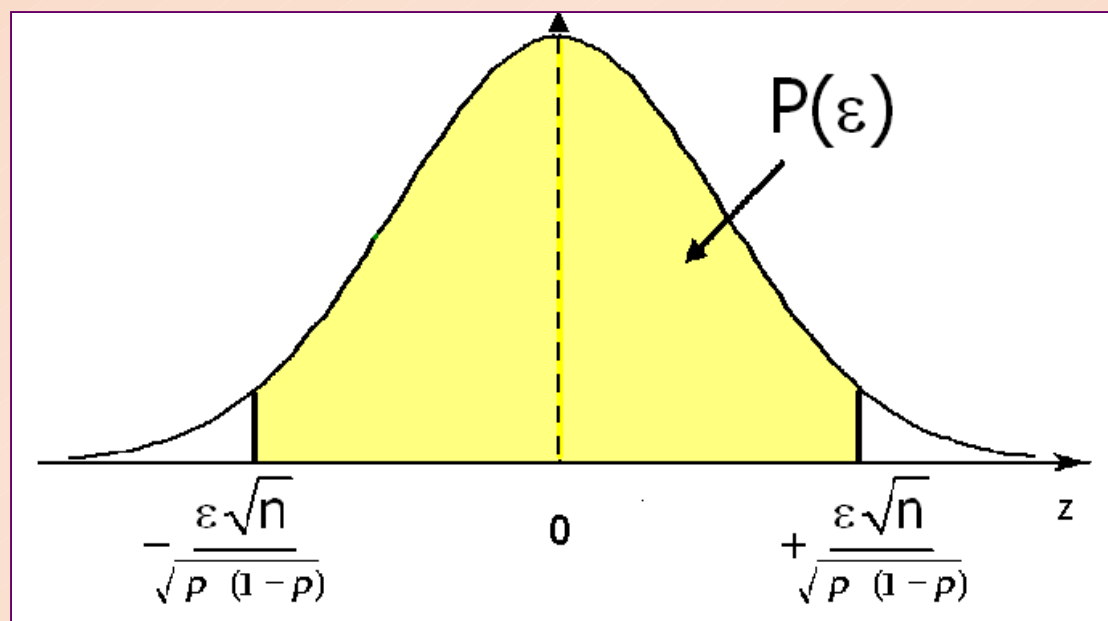
$$Z = \frac{X - np}{\sqrt{np(1-p)}}$$

tem distribuição $N(0,1)$.

Deste modo, para n grande,

$$P(\varepsilon) \cong P \left\{ -\frac{\varepsilon\sqrt{n}}{\sqrt{p(1-p)}} \leq Z \leq \frac{\varepsilon\sqrt{n}}{\sqrt{p(1-p)}} \right\},$$

onde $Z \sim N(0,1)$.

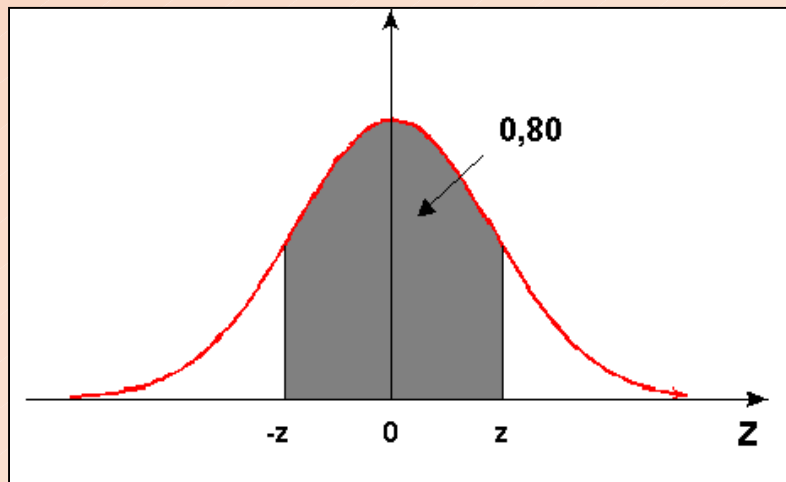


Denotando $\frac{\varepsilon\sqrt{n}}{\sqrt{p(1-p)}} = z$, temos que

$$P(\varepsilon) = \gamma = P(-z \leq Z \leq z).$$

Assim, podemos obter z conhecendo-se γ (ou $P(\varepsilon)$).

Por exemplo, considere $\gamma = 0,80$.



z é tal que $A(z) = 0,90$.

Pela tabela, temos $z = 1,28$.

Erro da estimativa intervalar

Da igualdade $z = \frac{\varepsilon\sqrt{n}}{\sqrt{p(1-p)}}$,

é imediato mostrar que o erro amostral ε é dado por

$$\varepsilon = z\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}},$$

onde z é tal que $\gamma = P(-z \leq Z \leq z)$, com $Z \sim N(0,1)$.

Dimensionamento da amostra

Da relação $\varepsilon = z \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$,

segue que o **tamanho amostral** n , dados γ e a margem de erro ε , tem a forma

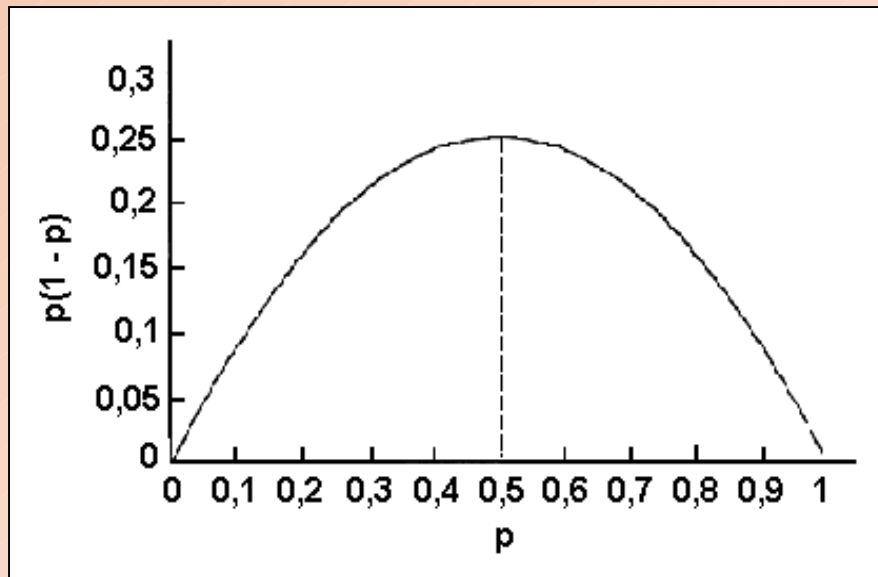
$$n = \left(\frac{z}{\varepsilon} \right)^2 p(1-p),$$

onde z é tal que $\gamma = P(-z \leq Z \leq z)$ e $Z \sim N(0,1)$.

Entretanto, nesta expressão, n depende de $p(1-p)$, que é desconhecido.

- **Como calcular o valor de n ?**

Gráfico da função $p(1-p)$, para $0 \leq p \leq 1$.



Pela figura observamos que:

- a função $p(1-p)$ é uma parábola simétrica em torno de $p = 0,5$;
- o máximo de $p(1-p)$ é 0,25, alcançado quando $p = 0,5$.

Assim, na prática, substituímos $p(1-p)$ por seu valor máximo, obtendo

$$n = \left(\frac{z}{\varepsilon} \right)^2 0,25 ,$$

que pode fornecer um valor de n maior do que o necessário.

Exemplo 2:

No exemplo da USP (Exemplo 1) suponha que nenhuma amostra foi coletada. Quantos estudantes precisamos consultar de modo que a estimativa pontual esteja, no máximo, a 0,02 da proporção verdadeira p , com uma probabilidade de 0,95?

Dados do problema:

$\varepsilon = 0,02$ (erro da estimativa);

$P(\varepsilon) = \gamma = 0,95 \Rightarrow z = 1,96.$

$$n = \left(\frac{1,96}{0,02} \right)^2 p(1 - p) \leq \left(\frac{1,96}{0,02} \right)^2 0,25 = 2401 \text{ estudantes .}$$

Pergunta: *É possível reduzir o tamanho da amostra quando temos alguma informação a respeito de p ?*

Por exemplo, sabemos que:

- p não é superior a 0,30, ou
- p é pelo menos 0,80, ou
- p está entre 0,30 e 0,60.

Resposta: *Depende do tipo de informação sobre p .*

Em alguns casos, podemos substituir a informação $p(1-p)$, que aparece na expressão de n , por um valor menor que 0,25.

Redução do tamanho da amostra

Vimos que, se nada sabemos sobre o valor de p , no cálculo de n , substituímos $p(1-p)$ por seu valor máximo, e calculamos

$$n = \left(\frac{z}{\varepsilon} \right)^2 0,25 .$$

Se temos a informação de que p é no máximo **0,30** ($p \leq 0,30$), então o valor máximo de $p(1-p)$ será dado por $0,3 \times 0,7 = 0,21$.
Logo, reduzimos o valor de n para

$$n = \left(\frac{z}{\varepsilon} \right)^2 0,21 .$$

Agora, se p é pelo menos 0,80 ($p \geq 0,80$), então o máximo de $p(1-p)$ é $0,8 \times 0,2 = 0,16$ e temos

$$n = \left(\frac{z}{\varepsilon} \right)^2 0,16 .$$

Mas, se $0,30 \leq p \leq 0,60$, o máximo de $p(1-p)$ é $0,5 \times 0,5 = 0,25$ e, neste caso, não há redução, ou seja,

$$n = \left(\frac{z}{\varepsilon} \right)^2 0,25 .$$

Exemplo 3:

No Exemplo 2, suponha que temos a informação de que no máximo 30% dos alunos da USP foram ao teatro no último mês. Portanto, temos que $p \leq 0,30$ e, como vimos, o máximo de $p(1-p)$ neste caso é 0,21.

Assim, precisamos amostrar

$$n = \left(\frac{z}{\varepsilon} \right)^2 0,21 = \left(\frac{1,96}{0,02} \right)^2 0,21 = 2017 \text{ estudantes ,}$$

conseguindo uma redução de $2401 - 2017 = 384$ estudantes.

Intervalo de confiança para p

Vimos que a estimativa intervalar para p tem a forma: $[\hat{p} - \varepsilon; \hat{p} + \varepsilon]$,

com $\varepsilon = z \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$ e z tal que $\gamma = P(-z \leq Z \leq z)$ na $N(0,1)$.

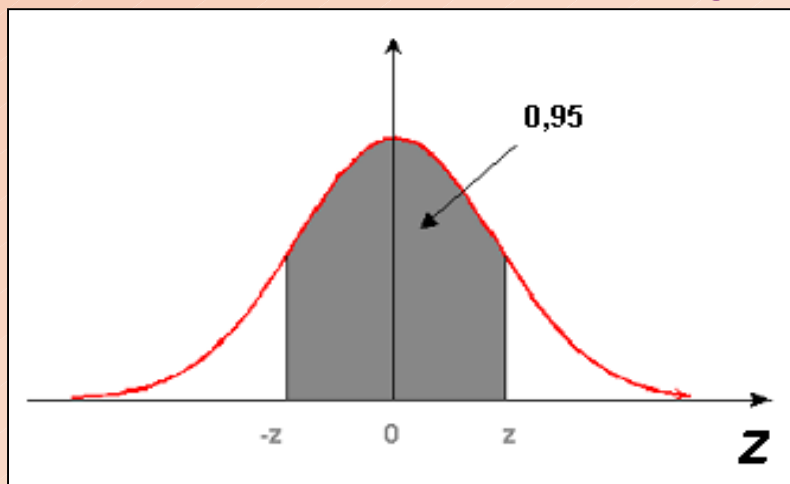
Na prática, substituímos a proporção desconhecida p pela proporção amostral \hat{p} , obtendo o seguinte intervalo de confiança com coeficiente de confiança γ :

$$\text{IC}(p; \gamma) = \left[\hat{p} - z \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} ; \hat{p} + z \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} \right]$$

Exemplo 4:

No exemplo da USP, temos $n = 500$ e $\hat{p} = 0,20$.

Construir um intervalo de confiança para p com coeficiente de confiança $\gamma = 0,95$.



Como $\gamma = 0,95$ fornece $z = 1,96$, o intervalo é dado por:

$$\left[\hat{p} - z \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} ; \hat{p} + z \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} \right]$$

$$= \left[0,20 - 1,96 \sqrt{\frac{0,20 \times 0,80}{500}} ; 0,20 + 1,96 \sqrt{\frac{0,20 \times 0,80}{500}} \right]$$
$$= [0,20 - 0,035 ; 0,20 + 0,035] = [0,165 ; 0,235].$$

Nesse intervalo ($\gamma=0,95$), a estimativa pontual para p é 0,20, com um erro amostral ε igual a 0,035.

Interpretação do IC com $\gamma = 95\%$:

Se sortearmos 100 amostras de tamanho $n=500$ e construirmos os respectivos 100 intervalos de confiança, com coeficiente de confiança de 95%, esperamos que, aproximadamente, 95 destes intervalos contenham o verdadeiro valor de p .

Comentários:

Da expressão $\varepsilon = z \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$, é possível concluir que:

- para γ fixado, o erro diminui com o aumento de n .
- para n fixado, o erro aumenta com o aumento de γ .

NOÇÕES DE TESTE DE HIPÓTESES (I)

**Teste de hipóteses para a
proporção populacional**

Estimação

Qual é a probabilidade de "cara" no lançamento de uma moeda?

Qual é a proporção de votos que o candidato A tem nas eleições?

Qual é a proporção de motoristas que tiveram sua carteira apreendida após a vigência da nova lei de trânsito?

Teste de Hipóteses

A moeda é honesta ou é desequilibrada?

O candidato A vencerá as eleições?

Pelo menos 2% dos motoristas habilitados de SP tiveram suas carteiras apreendidas após a entrada da nova lei do trânsito ou não?

Introdução

Em **estimação** o objetivo é “estimar” o valor desconhecido da proporção p de “indivíduos” em uma população com determinada característica.

A estimativa é baseada no número X de “indivíduos” com a característica numa amostra casual simples de tamanho n .

Entretanto, se o objetivo for saber se o valor observado x nessa amostra, dá ou não suporte a uma conjectura sobre o valor de p , trata-se de **testar hipóteses**.

Exemplo 1: Queremos avaliar se uma moeda é honesta.

Ou seja, queremos testar a

hipótese nula H : a moeda é honesta

contra a

hipótese alternativa A : a moeda não é honesta

Em linguagem estatística, essas hipóteses podem ser reescritas como:

$$H: p = 0,5$$

$$A: p \neq 0,5$$

com p sendo a probabilidade de “cara” da moeda.

Hipóteses

De uma maneira geral, uma **hipótese estatística** é uma afirmação ou conjectura sobre um **parâmetro** da distribuição de uma variável aleatória.

Hipótese nula: afirmação ou conjectura sobre p contra a qual estaremos buscando evidência nos dados amostrais.

Hipótese alternativa: afirmação ou conjectura sobre p que esperamos ser verdadeira.

No nosso exemplo, se considerarmos 12 lançamentos independentes da moeda e denotarmos por X o número de caras nesses lançamentos, então o parâmetro é a proporção de caras p e

$$X \sim \text{binomial} (12; p)$$

Se observarmos 5 caras em 12 lançamentos independentes da moeda, o que podemos concluir?

E se observarmos 4 caras? Ou 10 caras?
Ou 12 caras?

Podemos considerar uma **regra de decisão**, como por exemplo,

“Se, em 12 lançamentos da moeda, observarmos 0, 1, 2, 3, 9, 10, 11 ou 12 caras, então rejeitamos a hipótese nula H_0 de que a moeda é honesta; caso contrário, aceitamos a hipótese H_1 .”

Testar uma hipótese estatística é estabelecer uma **regra** que nos permita, com base na informação de uma amostra, **decidir pela rejeição ou não de H** .

No exemplo, o conjunto de valores de X que levam à rejeição da hipótese nula H é $\{0, 1, 2, 3, 9, 10, 11, 12\}$, o qual denominamos de **região crítica (RC)** ou **região de rejeição de H** , ou seja,

$RC = \{0, 1, 2, 3, 9, 10, 11, 12\}$: região crítica

$RC^c = \{4, 5, 6, 7, 8\}$: região de aceitação de H

Regra de decisão (teste):

seja x o valor observado na amostra da variável X , então

$x \in RC \Rightarrow$ rejeitamos H

$x \notin RC \Rightarrow$ não rejeitamos H

No exemplo da moeda, suponha que observamos 4 caras, isto é, $x = 4$.

Como $4 \notin RC \Rightarrow$ não rejeitamos H (não temos evidência suficiente de que a moeda seja desequilibrada).

Será que nossa conclusão está correta?

Ao decidir pela rejeição ou não da hipótese nula H , podemos cometer *dois tipos de erro*.

Erros

Erro tipo I: Rejeitar H quando H é verdadeira

(afirmar que uma moeda não é honesta quando, na verdade, ela é).

Erro tipo II: Não rejeitar H quando H é falsa

(afirmar que uma moeda é honesta quando, na verdade, ela é desequilibrada).

Probabilidades de erros

$P(\text{erro I}) = P(\text{rejeitar } H \mid H \text{ é verdadeira}) = \alpha$

α : nível de significância do teste

$P(\text{erro II}) = P(\text{não rejeitar } H \mid H \text{ é falsa}) = \beta$

$1 - \beta$: poder do teste

No exemplo da moeda,

$$RC = \{0,1,2,3,9,10,11,12\}$$

$$\alpha = P(\text{erro I}) = P(\text{rejeitar } H \mid H \text{ verdadeira})$$

$$= P(X \in RC \mid p=0,5)$$

$$= P(X=0 \mid p=0,5) + \dots + P(X=3 \mid p=0,5) + P(X=9 \mid p=0,5) +$$

$$\dots + P(X=12 \mid p=0,5) \quad \Rightarrow$$

$$= 0,000244 + 0,00293 + 0,016113 + 0,053711 + 0,053711 +$$
$$0,016113 + 0,00293 + 0,000244$$

$$= \mathbf{0,1460}$$

Decisão	Verdadeiro valor de p	
	$p = 0,5$ (H é verd.)	$p \neq 0,5$ (A é verd.)
Não rejeitar H	Decisão correta $1 - \alpha = 0,8540$	Erro II β
Rejeitar H	Erro I $\alpha = 0,1460$	Decisão correta $1 - \beta$

Se alterarmos a regra de decisão para $\mathbf{RC} = \{0, 1, 2, 10, 11, 12\}$, isto é, concluiremos que a moeda é desonesta se o número de caras for 0, 1, 2, 10, 11 ou 12, o que acontece com o nível de significância do teste α (probabilidade de erro tipo I)?

$$\begin{aligned}\alpha &= P(\text{erro I}) = P(\text{rejeitar } H \mid H \text{ verdadeira}) = P(X \in \mathbf{RC} \mid p=0,5) \\ &= P(X=0 \mid p=0,5) + \dots + P(X=2 \mid p=0,5) + P(X=10 \mid p=0,5) + \\ &\quad \dots + P(X=12 \mid p=0,5) \quad \Rightarrow \\ &= 0,000244 + 0,00293 + 0,016113 + 0,016113 + 0,00293 + \\ &\quad 0,000244 \\ &= \mathbf{0,0384}\end{aligned}$$

Regiões críticas e níveis de significância α

(Exemplo 1 – moeda)

RC	α
{0, 1, 2, 3, 9, 10, 11, 12}	0,1460
{0, 1, 2, 10, 11, 12}	0,0384
{0, 1, 11, 12}	0,0063

Os valores de nível de significância α usualmente adotados são entre 1% e 10%.

Até agora, o procedimento foi
escolher RC \Rightarrow determinar α

Alternativamente, podemos
fixar $\alpha \Rightarrow$ determinar RC

Determinação da região crítica

Exemplo 2: Suponha que um medicamento existente no mercado produza o efeito desejado em 60% dos casos nos quais o mesmo é aplicado.

Um laboratório produz um novo medicamento e afirma que ele é melhor do que o existente.

Objetivo: Verificar estatisticamente se a afirmação do laboratório é verdadeira.

Aplicou-se o medicamento em $n = 10$ pacientes.

Sendo X o nº de pacientes, dentre os 10, para os quais o novo medicamento produz o efeito desejado, temos que,

$$X \sim \mathbf{b} (10; p),$$

com p sendo a proporção de pacientes para os quais o novo medicamento é eficaz.

(1) Hipóteses estatísticas:

$$H: p = 0,6$$

$$A: p > 0,6$$

que correspondem a

H : o novo medicamento é similar ao existente

A : o novo medicamento é melhor, mais efetivo

(2) Fixemos o nível de significância em 5% ($\alpha = 0,05$).

(3) A região crítica deve ter a forma:

$$\mathbf{RC} = \{ X \geq k \}$$

O valor de k deve ser tal que

$$P(\text{erro I}) = P(X \in \mathbf{RC} \mid p = 0,6) = P(X \geq k) = \alpha,$$

Pela tabela da **binomial** (10; 0,6), \Rightarrow

$$\text{para } k = 9, P(X \geq 9) = 0,0463$$

$$\text{para } k = 8, P(X \geq 8) = 0,1672$$

Portanto, $\mathbf{RC} = \{X \geq 9\}$, garante um erro tipo I de no máximo 5% (na realidade, $\alpha = \mathbf{0,0463}$).

Hipóteses alternativas unilaterais e bilaterais

No exemplo 2 as hipóteses nula e alternativa são:

$$H: p = 0,6 \quad \text{e} \quad A: p > 0,6$$

isto é, desejamos detectar desvios em p apenas em uma direção, ou seja, desvios à “direita” de 0,6.

Neste caso, dizemos que a hipótese alternativa é **unilateral**.

No exemplo 1 (da moeda), como as hipóteses são

$$H: p = 0,5 \quad \text{e} \quad A: p \neq 0,5$$

dizemos que a hipótese alternativa é **bilateral** (detectaríamos desvios em torno de $p = 0,5$ em qualquer direção).

Exemplo 3: A proporção de analfabetos em um município era de 15% na gestão anterior. O prefeito atual implantou um programa de alfabetização desde o início de sua gestão e afirma que após 2 anos reduziu a proporção de analfabetos.

Para verificar a afirmação do prefeito 60 cidadãos foram entrevistados.

Seja X o número de analfabetos entre 60 cidadãos entrevistados. Então,

$$X \sim \text{bin}(60; p),$$

sendo p a proporção atual de analfabetos (após o programa de alfabetização).

(1) As **hipóteses de interesse** são

H: a proporção de analfabetos não se alterou
(a afirmação do prefeito está incorreta).

A: a proporção de analfabetos diminuiu
(afirmação do prefeito está correta).

Equivalentemente,

$$***H***: $p = 0,15$$$

$$***A***: $p < 0,15$$$

(2) Vamos **fixar** $\alpha = 0,05$.

(3) A **região crítica** deve ter a forma:

$$\mathbf{RC} = \{ X \leq k \}$$

O valor de k deve ser tal que $P(\text{erro I}) = \alpha$, ou seja,

$$P(X \leq k \mid p = 0,15) = 0,05.$$

Pela tabela da **binomial**(60; 0,15),



$$\mathbf{RC} = \{ X \leq 4 \}$$

Na realidade temos $\alpha = 0,0424$.

(4) Buscar a **evidência na amostra** para concluir:

Se observamos 6 analfabetos entre os 60 entrevistados, qual é a conclusão?

(5) **Decisão e conclusão**

$6 \notin RC \Rightarrow$ decidimos por não rejeitar H_0 , ao nível de significância de 4,24%.

Concluimos que não temos evidência suficiente para afirmar que a proporção de analfabetos (após o programa de alfabetização) é inferior a 15%, isto é, não há evidência suficiente de que a afirmação do prefeito seja correta.

Resumo

(1) Estabelecer as **hipóteses**:

$H: p = p_0$ contra uma das alternativas

$A: p \neq p_0$, $A: p > p_0$ ou $A: p < p_0$.

(2) Escolher um **nível de significância** α .

(3) Determinar a **região crítica RC** da forma

$\{ X \leq k_1, X \geq k_2 \}$, $\{ X \geq k \}$ ou $\{ X \leq k \}$,

respectivamente às hipóteses alternativas.

(4) Selecionar uma **amostra** casual simples e determinar o número x de “indivíduos” na amostra portadores do atributo desejado.

(5) **Decidir**, usando a evidência x , ao nível de significância α , e **concluir**.

Se $x \in RC \Rightarrow$ rejeitamos H
 $x \notin RC \Rightarrow$ não rejeitamos H