

Capítulo 5- Introdução à Inferência estatística.

1.1) Introdução.(222)[Vídeo 39]

Na inferência estatística, analisamos e interpretamos amostras com o objetivo de tirar conclusões acerca da população de onde se extraiu a amostra.

População- é o conjunto de todos os elementos em estudo.

Amostra- é um subconjunto finito da população.

Nota: usamos amostras porque, muitas vezes não é viável utilizarmos toda a população.

Exemplo 1(223) Exemplo 2 Exemplo 3.

Amostragem Probabilística / não probabilística.(224)

1.1.1- Métodos de amostragem probabilística. (225).

1- amostragem aleatória simples de n elementos. **Exemplo7** (225).

2- amostragem aleatória de n elementos com reposição.

3- Amostragem aleatória sistemática. **Exemplo 8**(226).

4- Amostragem aleatória estratificada. **Exemplo 9**(226).

5- Amostragem aleatória por conglomerados.(227)

1.2- Parâmetro e estimador (ou estatística). Estimativa.(228).

Exemplo 1(228).

| População | N Dimensão da população | μ Valor médio populacional | p Proporção populacional | σ Desvio padrão populacional. |
|------------------|-----------------------------------|---|------------------------------------|---|
| Amostra | n Tamanho da amostra. | \bar{X} \bar{x} Média amostral. | \hat{p} Proporção amostral. | S Desvio padrão amostral. |

No caso da média, temos:

μ **Parâmetro** (populacional)

\bar{X} **Estimador**(fórmula ou processo para estimar). O estimador é uma variável aleatória, pois os seus valores variam de amostra para amostra.

\bar{x} **Estimativa**- resultado concreto de uma amostra particular.

Exemplo 2(230).

1.3- Distribuição de amostragem de uma estatística (ou estimador). (231)

1.4- Estimação de um valor médio. (232).

Exemplo 1(232).

$$E(\bar{X}) = \mu \quad \frac{\sigma}{\sqrt{n}} = \sigma_{\bar{X}} \quad (235).$$

Dizemos que \bar{X} é um **estimador centrado** ou cêntrico ou não enviesado, pois o seu valor médio é igual ao parâmetro que pretendemos estimar. $E(\bar{X}) = \mu$.

O desvio padrão da distribuição de amostragem da média:

$$\frac{\sigma}{\sqrt{n}} = \sigma_{\bar{X}}, \quad \text{também se designa } \underline{\text{erro padrão}}.$$

Nota: O aumento da dimensão da amostra, a partir da qual é calculado o estimador, faz diminuir a variabilidade das estimativas. (236).

1.5- Importância do teorema do Limite Central.

Teorema do Limite Central.(241)

Seja X uma população com valor médio μ e desvio padrão σ , da qual se recolhem amostras de dimensão n.

Então, se $n \geq 30$, a distribuição de amostragem da média \bar{X} pode ser aproximada a uma distribuição normal com valor médio μ e desvio padrão $\frac{\sigma}{\sqrt{n}}$,

$$\text{isto é, para } n \geq 30 \quad \bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$$

Nota: este teorema diz-nos que as médias amostrais, apesar de variarem de amostra para amostra, tendem a concentrar-se em torno do valor médio da população à medida que a dimensão das amostras aumenta, uma vez que o desvio-padrão $\frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ diminui.

Exemplo 1 (241).

☞ **Exercício(267):13, 14.**

Exemplo 2.1 (241).

1.6- Intervalos de confiança para o valor médio.(245)

[Vídeo 40].

$$\left] \bar{X} - Z \frac{\sigma}{\sqrt{n}}; \bar{X} + Z \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right[$$

\bar{X} é a média amostral σ desvio padrão

n é o número de elementos da amostra

Z é o valor relacionado com a confiança. Os valores usuais para Z são os que constam da tabela seguinte:

| | | | |
|--------------------|-------|-------|-------|
| Nível de confiança | 90% | 95% | 99% |
| Valor de Z | 1,645 | 1,960 | 2,576 |

A diferença entre os dois extremos do intervalo: $\left(\bar{X} + Z \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) - \left(\bar{X} - Z \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right)$ é a **amplitude do intervalo**.

$\varepsilon = Z \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ representa a **margem de erro** do intervalo.

Nota: Quando afirmamos que o intervalo tem 95% confiança, significa que, para 100 amostras diferentes, da mesma dimensão, selecionadas da mesma população, esperamos que 95 dos correspondentes intervalos obtidos, contenham o valor médio da população a estudar.

Exemplo 1 (246).

Atividade 1(247) Atividade 2(247)

Exemplo 2(248). Atividade 3(248) Exemplo 3(249).

Atividade 4(249)

Nota: Quando aumentamos o grau de confiança, a amplitude do intervalo aumenta, e consequentemente a informação fica menos precisa.

Nota: Quando aumentamos o número de elementos da amostra, a margem de erro $Z \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ diminui e a amplitude do intervalo também diminuir. Assim, melhoramos a precisão da nossa estimativa.

1.7- Estimativa pontual de proporção.(250)[Vídeo41].

$$\hat{p} = \frac{f}{n}$$

A **proporção** é o número de elementos favoráveis à nossa condição, a dividir pelo número total de elementos da amostra.

Exemplo 1(250).

Nota: como podemos constatar com o exemplo 1 da página 252 do livro, podemos transformar uma proporção numa média e assim adaptar o resultados anteriores ao caso das proporções.

☞**Exercícios(269):27.**

Proporção/ Valor médio(253). Válido para amostras com dimensão maior ou igual a 30 elementos.

Distribuição de amostragem da proporção amostral

$$\hat{p} \sim N \left(p; \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} \right)$$

Exemplo 2(253).

☞**Atividade 2(253).**

☞**Exercícios(269):30.**

1.8- Intervalos de confiança para a proporção (254)

[Vídeo42].

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

\hat{p} Representa a proporção amostral.

$Z \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}$ é a margem de erro.

Exemplo 1 (254)

Exemplo 2(255) Exemplo 3(255)

Nota: À semelhança das médias, também podemos verificar que nas proporções, quanto maior for a dimensão da amostra, menor é a amplitude do intervalo.

☞ **Atividade 1(256).**

☞ **Atividade 2(256).**

☞ **Atividade 3(256).**

1.9- Interpretação do conceito de intervalo de confiança(257).[Vídeo 43]

Exemplo 1(257).

ϵ - Margem de erro.

Nota. Para uma boa estimação, devemos ter presente:

A Qualidade da amostra, isto é, garantir que esta é representativa da população. Se uma amostra for enviesada, as conclusões que tiramos serão pouco credíveis.

O tamanho da amostra- aumentando o tamanho da amostra, a margem de erro diminui e a precisão aumenta.

O grau de confiança- é importante ter um valor alto para o grau de confiança, no entanto, quando este é demasiado próximo de 100%, pode acontecer que o intervalo tenha uma amplitude muito grande, e seja pouco útil a informação fornecida.

☞ **Atividade 1(257).**

Qualidade da amostra (258).

Devemos garantir que a amostra é representativa da população. Se uma amostra for enviesada, as conclusões que tiramos serão pouco credíveis.

Exemplo 2(258).

Grau de confiança (258).

É importante ter um valor alto para o grau de confiança. No entanto, quando este é demasiado próximo de 100%, pode acontecer que o intervalo tenha uma amplitude muito grande, e a informação fornecida seja pouco útil.

Dimensão da amostra (259).

Já vimos que, aumentando o tamanho da amostra, a margem de erro diminui e a precisão aumenta

Exemplo 3(259).

Para estimarmos o tamanho da amostra, para o qual a margem de erro é inferior a um determinado valor, começamos por igualar a expressão da margem de erro ao valor pretendido, e depois resolvemos a equação até obtermos o valor de n.

No final da equação, obteremos uma expressão do tipo: $n = \left(\frac{Z \cdot \sigma}{\varepsilon}\right)^2$ no caso do intervalo da média.

Para a proporção, obtemos algo do tipo:

$$n = \left(\frac{Z}{\varepsilon}\right)^2 \cdot \hat{p} \cdot (1 - \hat{p})$$

Nota: devemos usar sempre os cálculos a partir da margem de erro. Estas fórmulas serão apenas para verificar.

☞ **Atividade 3(259).** **Exemplo 4.(260)** ☞ **Atividade 4(260).**

☞ **Exercícios(270):38, 40.** ☞ **Exercíciosglobais(271):1 a 9.**

☞ **ExercíciosPara Praticar:(267):16 a 26, 33, 34, 35, 39, 41.**

☞ **ExercíciosGlobais(271): 1.3, 1.4, 2, 3.1, 3.2, 4.5, 5.2, 6.4, 7.3, 8.2, 9.1.**

Exercícios.pág. 278: 1 a 9.