# Resolução da Prova

# Questão 1: Estimação por conglomerados

Uma amostra de 5 fazendas na Bahia (conglomerados) foi selecionada por amostragem aleatória simples sem reposição de uma população de 100 fazendas para estimar a produção média de soja por hectare. Os dados da amostra são:

- Fazenda 1: 80 hectares, produção total 400 toneladas
- Fazenda 2: 120 hectares, produção total 540 toneladas
- Fazenda 3: 100 hectares, produção total 480 toneladas
- Fazenda 4: 90 hectares, produção total 450 toneladas
- Fazenda 5: 110 hectares, produção total 495 toneladas

Estime a produção total de soja por hectare  $(\hat{t})$ . Forneça uma expressão para a estimativa da variância.

#### Solução

A questão pede para estimar a "produção total de soja por hectare", o que pode ser interpretado de duas maneiras: a produção total de soja  $(\hat{t}_u)$  ou a produção **média** por hectare  $(\hat{R})$ . Vamos calcular ambos.

1. Estimativa do Total de Produção de Soja ( $\hat{t}_y$ ): O estimador do total para amostragem de conglomerados em um estágio (com AAS) é dado por:

$$\hat{t}_y = \frac{N}{n} \sum_{i \in S} y_i$$

Onde N=100 (total de fazendas), n=5 (fazendas na amostra) e  $y_i$  é a produção da fazenda i.

Primeiro, somamos a produção das fazendas na amostra:

$$\sum_{i \in S} y_i = 400 + 540 + 480 + 450 + 495 = 2365 \text{ toneladas}$$

Agora, aplicamos a fórmula do estimador:

$$\hat{t}_y = \frac{100}{5} \times 2365 = 20 \times 2365 =$$
**47300 toneladas**

2. Estimativa da Produção Média por Hectare ( $\hat{R}$ ): Este é um estimador de razão, onde estimamos a produção total e dividimos pela área total.

$$\hat{R} = \frac{\sum_{i \in S} y_i}{\sum_{i \in S} M_i}$$

Onde  $M_i$  é a área (em hectares) da fazenda i.

Somamos a área das fazendas na amostra:

$$\sum_{i \in S} M_i = 80 + 120 + 100 + 90 + 110 = 500 \text{ hectares}$$

1

Calculamos a razão:

$$\hat{R} = \frac{2365}{500} = 4.73$$
 toneladas por hectare

Expressão para a Estimativa da Variância do Total ( $\hat{V}(\hat{t}_y)$ ): A expressão para a variância estimada do total é:

$$\hat{V}(\hat{t}_y) = N^2 \left(1 - \frac{n}{N}\right) \frac{s_y^2}{n}$$

Onde  $s_y^2$  é a variância amostral dos totais dos conglomerados:

$$s_y^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i \in S} (y_i - \bar{y}_s)^2$$

e  $\bar{y}_s$  é a média dos totais dos conglomerados na amostra ( $\bar{y}_s = 2365/5 = 473$ ).

# Questão 2: Eficiência na estimação por conglomerados

No contexto da amostragem por conglomerados, como o coeficiente de correlação intraclasse impacta a eficiência do estimador de Horvitz-Thompson para a média populacional?

#### Solução

O coeficiente de correlação intraclasse (CCI ou  $\rho$ ) mede o grau de homogeneidade dos elementos dentro dos conglomerados. Seu impacto na eficiência do estimador da média é fundamental:

- CCI Alto (próximo de +1): Indica que os elementos dentro de um mesmo conglomerado são muito semelhantes entre si. Isso diminui a eficiência (aumenta a variância) do estimador. A intuição é que, após observar uma unidade no conglomerado, as outras unidades do mesmo conglomerado fornecem pouca informação nova, tornando a amostra menos informativa para um dado número de elementos observados.
- CCI Baixo (próximo de 0): Indica que os conglomerados são internamente heterogêneos, ou seja, cada conglomerado tende a ser um "mini-retrato" da população. Isso aumenta a eficiência (diminui a variância) do estimador. Neste cenário ideal, cada conglomerado fornece uma representação fiel da variabilidade populacional.

Em resumo, a eficiência do estimador da média em amostragem por conglomerados é **inversamente proporcional** ao valor do coeficiente de correlação intraclasse. Para maximizar a eficiência, deve-se buscar conglomerados que sejam tão heterogêneos internamente quanto possível.

## Questão 3: Amostragem com probabilidade proporcional ao tamanho (PPT)

Explique por que a amostragem com probabilidade proporcional ao tamanho (PPT) é frequentemente mais eficiente do que a amostragem aleatória simples (AAS) sem reposição para estimar totais populacionais quando existe uma correlação positiva entre a variável de interesse (y) e uma variável auxiliar de tamanho x.

### Solução

A maior eficiência da amostragem com PPT em relação à AAS, sob correlação positiva entre y e x, deve-se à forma como o estimador de Horvitz-Thompson lida com a variabilidade das unidades.

O estimador de total de Horvitz-Thompson é  $\hat{t}_{HT} = \sum_{i \in S} \frac{y_i}{\pi_i}$ . A variância deste estimador depende da variabilidade dos valores  $\frac{y_i}{\pi_i}$  para as unidades da população.

- 1. Na Amostragem Aleatória Simples (AAS): A probabilidade de inclusão é a mesma para todas as unidades ( $\pi_i = n/N$ ). Se uma unidade com um valor  $y_i$  muito grande for selecionada, o termo  $\frac{y_i}{n/N}$  será muito grande, introduzindo uma alta variabilidade na estimação. A seleção ou não de uma dessas unidades "gigantes" causa grandes flutuações no valor da estimativa total, resultando em uma variância elevada.
- 2. Na Amostragem com PPT: A probabilidade de inclusão  $\pi_i$  é feita proporcionalmente ao tamanho  $x_i$ . Como  $y_i$  e  $x_i$  têm correlação positiva, unidades com  $y_i$  grande também terão  $x_i$  grande e, consequentemente, uma  $\pi_i$  grande. Isso tem um efeito estabilizador no termo  $\frac{y_i}{\pi_i}$ . Se a relação for quase linear  $(y_i \approx c \cdot x_i)$ , o termo  $\frac{y_i}{\pi_i}$  torna-se aproximadamente constante para todas as unidades, pois a  $\pi_i$  "compensa" o tamanho de  $y_i$ .

Conclusão: Ao tornar os valores ponderados  $(\frac{y_i}{\pi_i})$  mais homogêneos entre si, a amostragem PPT reduz drasticamente a variância do estimador do total em comparação com a AAS. Essa redução na variância significa um aumento direto na eficiência.

# Questão 4: Estimação de parâmetros lineares de totais

Uma pesquisa foi feita para estimar a diferença no número de horas semanais gastas em redes sociais por jovens de dois cursos diferentes na UFBA (A e B). Os resultados das amostragens independentes são:

- Curso A:  $\hat{t}_A = 50.000$  horas;  $\hat{V}(\hat{t}_A) = 1.200.000$
- Curso B:  $\hat{t}_B = 42.000 \text{ horas}; \hat{V}(\hat{t}_B) = 900.000.$

Estime o contraste entre os totais  $(D = 3t_A - 2t_B)$  e a variância dessa estimativa.

#### Solução

1. Estimativa do Contraste  $(\hat{D})$ : O estimador de uma combinação linear de parâmetros é a mesma combinação linear dos estimadores.

$$\hat{D} = 3\hat{t}_A - 2\hat{t}_B$$

Substituindo os valores dados:

$$\hat{D} = 3 \times (50.000) - 2 \times (42.000)$$

$$\hat{D} = 150.000 - 84.000 = 66.000 \text{ horas}$$

2. Estimativa da Variância do Contraste  $(\hat{V}(\hat{D}))$ : Para uma combinação linear de estimadores independentes, a variância da combinação é a soma ponderada das variâncias, onde os pesos são os coeficientes ao quadrado.

$$\hat{V}(\hat{D}) = \hat{V}(3\hat{t}_A - 2\hat{t}_B) = 3^2\hat{V}(\hat{t}_A) + (-2)^2\hat{V}(\hat{t}_B)$$

Substituindo os valores dados:

$$\hat{V}(\hat{D}) = 9 \times (1.200.000) + 4 \times (900.000)$$
  
 $\hat{V}(\hat{D}) = 10.800.000 + 3.600.000 = \mathbf{14.400.000}$ 

## Questão 5: Estimação de parâmetros não-lineares de totais

Estamos interessados em estimar a variância de um estimador do parâmetro populacional não-linear (produto de totais)  $\theta = f(t_y, t_z) = t_y \cdot t_z$ , através do produto de dois estimadores de Horvitz-Thompson de totais  $\hat{\theta} = \hat{t}_{\pi y} \cdot \hat{t}_{\pi z}$ . Descreva passo a passo como poderia aproximar a variância de  $\hat{\theta}$ .

#### Solução

Para aproximar a variância de um estimador não-linear como  $\hat{\theta} = \hat{t}_y \cdot \hat{t}_z$ , utilizamos o **Método da Linearização de Taylor** (ou Método Delta). O procedimento é o seguinte:

Passo 1: Definir a função e o estimador A função dos parâmetros é  $f(t_y, t_z) = t_y \cdot t_z$ . O estimador é  $\hat{\theta} = f(\hat{t}_y, \hat{t}_z) = \hat{t}_y \cdot \hat{t}_z$ .

Passo 2: Linearizar a função Aproximamos a função f usando uma expansão de Taylor de primeira ordem em torno dos verdadeiros valores dos totais  $(t_u, t_z)$ :

$$\hat{\theta} \approx f(t_y, t_z) + (\hat{t}_y - t_y) \frac{\partial f}{\partial t_y} \bigg|_{(t_y, t_z)} + (\hat{t}_z - t_z) \frac{\partial f}{\partial t_z} \bigg|_{(t_y, t_z)}$$

Passo 3: Calcular as derivadas parciais Calculamos as derivadas parciais da função  $f(t_y, t_z) = t_y \cdot t_z$  e as avaliamos nos pontos  $(t_y, t_z)$ :

$$\frac{\partial f}{\partial t_y} = t_z$$
$$\frac{\partial f}{\partial t_z} = t_y$$

Passo 4: Construir a aproximação linear Substituímos as derivadas na expansão de Taylor:

$$\hat{\theta} \approx t_y t_z + (\hat{t}_y - t_y) t_z + (\hat{t}_z - t_z) t_y$$

Isso pode ser reorganizado como:

$$\hat{\theta} - t_y t_z \approx t_z (\hat{t}_y - t_y) + t_y (\hat{t}_z - t_z)$$

Passo 5: Calcular a variância da aproximação A variância de  $\hat{\theta}$  é aproximada pela variância do lado direito da expressão linearizada. Como  $t_y$  e  $t_z$  são constantes, temos:

$$V(\hat{\theta}) \approx V \left( t_z \hat{t}_y + t_y \hat{t}_z \right)$$

Aplicando as propriedades da variância:

$$V(\hat{\theta}) \approx t_z^2 V(\hat{t}_y) + t_y^2 V(\hat{t}_z) + 2 t_y t_z \text{Cov}(\hat{t}_y, \hat{t}_z)$$

**Passo 6:** Estimar a variância Para obter um estimador da variância, substituímos todos os parâmetros populacionais desconhecidos  $(t_y, t_z, V(\hat{t}_y), V(\hat{t}_z), Cov(\hat{t}_y, \hat{t}_z))$  por seus respectivos estimadores amostrais:

$$\hat{V}(\hat{\theta}) \approx \hat{t}_z^2 \hat{V}(\hat{t}_y) + \hat{t}_y^2 \hat{V}(\hat{t}_z) + 2\hat{t}_y \hat{t}_z \widehat{\text{Cov}}(\hat{t}_y, \hat{t}_z)$$

Os termos  $\hat{V}(\hat{t}_y)$ ,  $\hat{V}(\hat{t}_z)$  e  $\widehat{\text{Cov}}(\hat{t}_y,\hat{t}_z)$  devem ser calculados usando as fórmulas apropriadas para o plano amostral utilizado (por exemplo, as fórmulas de variância e covariância de Horvitz-Thompson ou Yates-Grundy).