

1. Questão 1

a) Temos que $\mathcal{E}(\widehat{\mu}_{Reg}) = \mathcal{E}(\widehat{\mu}_y) + b_0 (\mu_x - \mathcal{E}(\overline{X})) = \mu_y$ e (ver formulário)

$$\mathcal{V}(\widehat{\mu}_{Reg}) = \frac{1}{n^2} \mathcal{V} \left(\sum_{i=1}^n D_i \right) = (1-f) \frac{s_d^2}{n}$$

em que

$$\begin{aligned} s_d^2 &= \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^N (y_i - b_0(x_i - \mu_x) - \mu_d)^2 = \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^N [(y_i - \mu_y) - b_0(x_i - \mu_x)]^2 \\ &= \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^N [(y_i - \mu_y)^2 - 2b_0(y_i - \mu_y)(x_i - \mu_x) + b_0^2(x_i - \mu_x)^2] \\ &= \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^N (y_i - \mu_y)^2 - 2b_0 \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^N (y_i - \mu_y)(x_i - \mu_x) \\ &+ b_0^2 \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^N (x_i - \mu_x)^2 = s_y^2 - 2b_0 s_{xy} + b_0^2 s_x^2 = s_y^2 - 2 \frac{s_{xy}}{s_x^2} + \frac{s_{xy}^2}{s_x^2} \\ &= s_y^2 (1 - \rho_{xy}^2) \end{aligned}$$

Assim,

$$\mathcal{V}(\widehat{\mu}_{Reg}) = \frac{1}{n^2} \mathcal{V} \left(\sum_{i=1}^n D_i \right) = \frac{(1-f) s_y^2}{n} (1 - \rho_{xy}^2)$$

b) Temos que:

$$\begin{aligned} EP(\widehat{\mu}_{Reg}) &= \sqrt{(1-f) \frac{s_d^2}{n}} = \delta \rightarrow \left(\frac{1}{n} - \frac{1}{N} \right) = \frac{\delta^2}{s_d^2} \rightarrow \frac{1}{n} = \frac{\delta^2}{s_d^2} + \frac{1}{N} \\ &\rightarrow n = \frac{s_d^2 N}{N\delta^2 + s_d^2} \end{aligned} \quad (1)$$

2. Questão 2

a) Temos que

Estimador	Probabilidade de seleção da amostra		
	12	13	23
\hat{p}_{C_1}	0,75	0,50	0,25
\hat{p}_{C_2}	0,60	0,67	0,25
\hat{p}_{C_3}	0,67	0,50	0,17
$P(\hat{p}_{C_i} = \tilde{p}_{C_1})$	0,33	0,33	0,33

Estimador	Estatística			
	E(.)	V(.)	B(.)	EQM(.)
\hat{p}_{C_1}	0,50	0,04	0,00	0,04
\hat{p}_{C_2}	0,51	0,03	0,01	0,03
\hat{p}_{C_3}	0,44	0,04	-0,06	0,05

b) Os estimadores \hat{p}_{C_2} e \hat{p}_{C_3} são viciados (pela teoria, o que também se reflete empiricamente). Contudo o EQM de \hat{p}_{C_2} é menor e, também pelo fato do seu vício ser pequeno $\approx 0,01$, escolhê-lo-ia. Tal resultado era esperado pois há uma correlação (tendência) positiva entre \tilde{p}_α e B_α .

3. Questão 3

a) Temos que:

$$\mathcal{E}(\widehat{\mu}_A) = \mathcal{E}(\mathcal{E}(\widehat{\mu}_A|A = a)) = \mathcal{E}\left(\mathcal{E}\left(\frac{1}{a}\sum_{i=1}^a Y_i\right)\right) = \mathcal{E}(\mu) = \mu$$

$$\begin{aligned}\mathcal{V}(\widehat{\mu}_A) &= \mathcal{E}(\mathcal{V}(\widehat{\mu}_A|A = a)) + \mathcal{V}(\mathcal{E}(\widehat{\mu}_A|A = a)) \\ &= \mathcal{E}\left(\mathcal{V}\left(\frac{1}{a}\sum_{i=1}^a Y_i\right)\right) + \mathcal{V}(\mu) = \mathcal{E}\left((1-f)\frac{s^2}{A}\right) + 0 \\ &= \mathcal{E}\left(\left(\frac{1}{A} - \frac{1}{N}\right)s^2\right) = \left(\mathcal{E}\left(\frac{1}{A}\right) - \frac{1}{N}\right)s^2 = \left(\frac{\ln(n_2) - \ln(n_1)}{n_2 - n_1} - \frac{1}{N}\right)s^2\end{aligned}$$

Note que,

$$\frac{\mathcal{V}(\widehat{\mu}_A)}{\mathcal{V}(\widehat{\mu})} = \frac{\left(\frac{\ln(n_2) - \ln(n_1)}{n_2 - n_1} - \frac{1}{N}\right)}{\left(\frac{1}{n} - \frac{1}{N}\right)}$$

Por outro lado, temos que (dependendo dos valores de n_1 , n_2 e n)

$$\frac{\frac{\ln(n_2) - \ln(n_1)}{n_2 - n_1}}{\frac{1}{n}} = \frac{n(\ln(n_2) - \ln(n_1))}{n_2 - n_1} > 1$$

Portanto,

$$\begin{aligned}\frac{1}{n} &< \frac{\ln(n_2) - \ln(n_1)}{n_2 - n_1} \rightarrow \left(\frac{1}{n} - \frac{1}{N}\right)s^2 < \left(\frac{\ln(n_2) - \ln(n_1)}{n_2 - n_1} - \frac{1}{N}\right)s^2 \\ &\rightarrow \mathcal{V}(\widehat{\mu}) < \mathcal{V}(\widehat{\mu}_A)\end{aligned}$$

Eventualmente podemos ter que $\mathcal{V}(\widehat{\mu}) > \mathcal{V}(\widehat{\mu}_A)$. À rigor, para termos uma comparação justa, os tamanhos de amostra n e a , tem de ser próximos.