

Instituto Superior de Economia e Gestão - UL

Licenciaturas em Economia e Finanças

Estatística II, ER - 25 Junho de 2015

Duração da prova: 2h

Tópicos de Resolução

1. [2] Considere a variável aleatória X caracterizada pela seguinte função de densidade:

$$f_X(x; \theta) = \frac{e^{-\frac{x}{\theta}}}{\theta}, \text{ para } x \geq 0 (\theta > 0).$$

Dada uma amostra de dimensão n proveniente da população de X , mostre que o estimador da máxima verosimilhança para θ é \bar{X} e determine o estimador da máxima verosimilhança para a seguinte função do parâmetro θ :

$$\tau(\theta) = \theta^{\frac{5}{2}}.$$

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^n f_X(x_i; \theta) = \exp(-\frac{1}{\theta} \sum x_i) / \theta^n, \quad l(\theta) = \log L(\theta) = -\frac{1}{\theta} \sum x_i - n \ln(\theta)$$

$$\frac{\delta}{\delta \theta} l(\theta) = 0 \Leftrightarrow \frac{1}{\theta^2} \sum x_i = \frac{n}{\theta} \Leftrightarrow \hat{\theta} = \bar{X}$$

$$\text{Pela propriedade da invariância do EMV: } \tau(\hat{\theta}) = \tau(\hat{\theta}) = \hat{\theta}^{5/2} = \bar{X}^{5/2}$$

2. [1] Seja $\tau(\hat{\theta})$ o estimador da máxima verosimilhança para $\tau(\theta)$ que obteve na pergunta anterior. Admita que o dito estimador é **centrado**. Nestas circunstâncias indique a resposta **FALSA**:

- Se existir o estimador mais eficiente para $\tau(\theta)$ então esse estimador é $\tau(\hat{\theta})$.
- Se $\tau(\hat{\theta})$ for o estimador mais eficiente para $\tau(\theta)$ então este tem variância estritamente igual ao limite inferior de Cramer-Rao.
- Pode ou não existir o estimador mais eficiente para $\tau(\theta)$.
- $\tau(\hat{\theta})$ poderá não ser consistente.

3. [1.5] Dada a amostra aleatória (X_1, X_2, X_3, X_4) da população X , com $Var(X) = \sigma^2$ e $E[X] = \mu$, e os seguintes estimadores para μ ,

$$\begin{aligned} T_1 &= \bar{X} \\ T_2 &= X_1 + X_2 - X_3 \\ T_3 &= 2X_4 - X_1 \end{aligned}$$

comente a seguinte afirmação: T_1 é mais eficiente do que T_3 mas T_3 é mais eficiente do que T_2 . Apresente os cálculos que fundamentam a sua resposta.

$$\begin{aligned} \text{Var}(T_1) &= \text{Var}(\bar{X}) = \frac{1}{n^2} \sum \text{Var}(X_i) \stackrel{iid}{=} \frac{1}{n} \text{Var}(X) = \frac{\sigma^2}{n} \\ \text{Var}(T_2) &= \text{Var}(X_1 + X_2 - X_3) \stackrel{i}{=} \text{Var}(X_1) + \text{Var}(X_2) + \text{Var}(X_3) \stackrel{id}{=} 3\sigma^2 \\ \text{Var}(T_3) &= \text{Var}(2X_4 - X_1) \stackrel{i}{=} 4\text{Var}(X_4) + \text{Var}(X_1) \stackrel{id}{=} 5\sigma^2 \\ \therefore \text{Var}(T_1) &< \text{Var}(T_2) < \text{Var}(T_3), \text{ a afirmação é falsa pois } T_1 \text{ é mais eficiente do que } T_3 \text{ e } T_3 \text{ é} \\ &\text{menos eficiente do que } T_2. \end{aligned}$$

4. [1.5] Seja X uma v.a. com distribuição desconhecida, observou-se a amostra aleatória (X_1, \dots, X_{225}) ($n = 225$) e registaram-se as quantidades $\bar{x} = 10$ e $s^2 = 1$. Parece-lhe pertinente afirmar-se com 95% de confiança que 9 é um valor admissível para μ ?

$$\begin{aligned} VF : Z &= \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \stackrel{a}{\sim} N(0, 1) \\ \mu &\in [\bar{x} \pm 1.96 \times s/\sqrt{n}] = [10 \pm 1.96/15] = [9.87; 10.13] \\ \therefore \text{Como } 9 &\notin IC \text{ não é um valor admissível a 95\% de confiança} \end{aligned}$$

5. [1] De uma população normal com variância conhecida e igual a 25 extraiu-se uma amostra aleatória de dimensão 100. Através do método da Variável Fulcral obteve-se o seguinte intervalo de confiança para μ : $[2,1775; 3,8225]$. Qual o nível de confiança que se deve atribuir ao dito intervalo?

- 99%.
 95%.
 90%.
 5%.

6. [1] Seja X uma v.a. proveniente de uma população Normal onde se verifica que $n = \text{Var}(X)$. Admita ainda que com base numa amostra *iid* de dimensão n se pretende ensaiar o seguinte teste:

$$\begin{cases} H_0 : \mu = a \\ H_1 : \mu = b \end{cases}$$

Tenha ainda em ponderação a seguinte região de rejeição:

$$W_\alpha = \{(x_1, \dots, x_n) : \bar{x} < c\}$$

para $b < c < a$. Nestas circunstâncias a potência do teste é dada por:

- $\Phi(c - b)$.
 $\Phi(c - a)$.
 $1 - \Phi(a - c)$.
 $1 - \Phi(c - b)$.

7. [2] Foi recolhida uma amostra aleatória de 200 portugueses e observou-se que dos 150 que defendem a saída de Portugal da Zona Euro 80 têm formação superior. Constatou-se ainda que os indivíduos sem formação superior e que defendem que Portugal deve permanecer na Zona Euro são 40. Podemos afirmar que o facto dos indivíduos terem ou não formação superior é independente da sua opinião em relação à saída de Portugal da Zona Euro?

| Frequências Observadas | Saída do Euro | Permanência no Euro | Totais |
|------------------------|---------------|---------------------|------------|
| Com Formação Superior | 80 | 10 | 90 |
| Sem Formação Superior | 70 | 40 | 110 |
| Totais | 150 | 50 | 200 |
| Frequências Esperadas | Saída do Euro | Permanência no Euro | Totais |
| Com Formação Superior | 67.5 | 22.5 | 90 |
| Sem Formação Superior | 82.5 | 27.5 | 110 |
| Totais | 150 | 50 | 200 |

$$\begin{cases} H_0 : p_{i0}p_{0j} = p_{ij} \text{ sob } H_0, Q = \sum_i \sum_j \frac{(N_{ij} - n\hat{p}_{i0}\hat{p}_{0j})^2}{n\hat{p}_{i0}\hat{p}_{0j}} \underset{a}{\sim} \chi_{[(r-1)(s-1)]}^2 \\ H_1 : H_0 \text{ falsa} \end{cases}$$

$$Q_{obs} = 16.835 \quad W_{5\%} = \{Q_{obs} > 3.84\} \Rightarrow \text{Rejeito } H_0$$

∴ A evidência empírica sugere que a formação dos indivíduos não é independente da sua opinião em relação à saída de Portugal da Zona Euro.

8. [1] Indique a resposta **FALSA**. O Modelo de Regressão Linear Múltipla:

Exibe um valor para o R^2 superior ou igual ao do Modelo de Regressão Linear Simples, para a mesma variável dependente.

Apresenta uma soma do quadrado dos resíduos inferior ou igual àquela que é obtida pelo Modelo de Regressão Linear Simples, para a mesma variável dependente.

Permite efetuar análise *ceteris paribus* ao contrário do Modelo de Regressão Linear Simples.

Não permite que o estimador OLS seja obtido através do Método dos Momentos ao contrário do Modelo de Regressão Linear Simples.

9. Um Economista do Desenvolvimento pretende explicar a esperança média de vida num conjunto de países, para o efeito estimou a seguinte equação:

$$Esp_i = \beta_0 + \beta_1 LPIBpc_i + \beta_2 Gini_i + \beta_3 Mort_i + \beta_4 Mortinf_i + u_i$$

onde as variáveis têm o seguinte significado:

- Esp_i : Esperança média de vida no país i ;
- $LPIBpc_i$: logaritmo do PIB *per capita* do país i ;
- $Gini_i$: Índice de Gini, em %, do país i ;
- $Mortinf_i$: Taxa de mortalidade infantil do país i em %;
- $Mort_i$: Taxa de mortalidade total do país i em %;

Tendo em conta os resultados da Estimação 1 e da Estimação 2 disponíveis no Anexo, responda as seguintes questões assumindo que se verificam as hipóteses clássicas (a não ser que tenha explícita evidência do contrário).

(a) [2] Interprete as estimativas dos coeficientes das variáveis $LPIBpc_i$ e $Mortinf_i$. Teste individualmente a sua significância estatística.

Estima-se que em média quando o *PIBpc* aumenta 1% a esperança média de vida aumenta 0.01 anos mantendo tudo o resto constante.

$$H_0 : \beta_1 = 0 \text{ contra } H_1 : \beta_1 \neq 0 \text{ sob } H_0, t = \frac{\hat{\beta}_1}{SE(\hat{\beta}_1)} \sim t(n - k - 1), t_{obs} = 3.79,$$

$W_{5\%} = \{t : |t_{obs}| > t_{\frac{\alpha}{2}}\}$, $p - value = 0.0004 \Rightarrow$ Rejeito a hipótese nula, i.e, o *PIBpc* é estatisticamente significativo.

Estima-se que em média quando a mortalidade infantil aumenta 1pp a esperança média de vida diminui em 6.62 anos mantendo tudo o resto constante.

$$H_0 : \beta_4 = 0 \text{ contra } H_1 : \beta_4 \neq 0 \text{ sob } H_0, t = \frac{\hat{\beta}_4}{SE(\hat{\beta}_4)} \sim t(n - k - 1), t_{obs} = -7.04,$$

$W_{5\%} = \{t : |t_{obs}| > t_{\frac{\alpha}{2}}\}$ $p - value = 0.0000 \Rightarrow$ Rejeito a hipótese nula, i.e., a *Mortinf* é estatisticamente significativa.

- (b) **[0.5]** Mostre como se obteve o valor da *F-statistic* na Estimação 1.

$$F = \frac{R^2/k}{(1-R^2)/(n-k-1)} \sim F(k, n - k - 1)$$

$$F - statistic = F_{obs} = \frac{0.888440/4}{(1-0.888440)/(63-4-1)} = 115.4749$$

- (c) **[2]** Com o objetivo de se testar se um acréscimo de 1 ponto percentual na mortalidade infantil diminui mais a esperança média de vida do que um acréscimo de 2 pontos percentuais na mortalidade total, o economista obteve a Estimação 2. Deduza esta equação e retire as devidas conclusões.

$$\begin{cases} H_0 : \beta_4 = 2\beta_3 \\ H_1 : \beta_4 < 2\beta_3 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} H_0 : \theta = 0 \\ H_1 : \theta < 0 \end{cases} \text{ onde } \theta \equiv \beta_4 - 2\beta_3$$

fazendo $\beta_4 = \theta + 2\beta_3$ vem

$$Esp_i = \beta_0 + \beta_1 LPIBpc_i + \beta_2 Gini_i + \beta_3 Mort_i + (\theta + 2\beta_3) Mortinf_i + u_i \Leftrightarrow$$

$$Esp_i = \beta_0 + \beta_1 LPIBpc_i + \beta_2 Gini_i + \beta_3 Mort_i + \theta Mortinf_i + 2\beta_3 Mortinf_i + u_i \Leftrightarrow$$

$$Esp_i = \beta_0 + \beta_1 LPIBpc_i + \beta_2 Gini_i + \theta Mortinf_i + \beta_3 (Mort_i + 2Mortinf_i) + u_i \Leftrightarrow$$

$$t_{obs} = -0.133534, p - value = 0.8942/2 \Rightarrow \text{Não rejeito } H_0$$

\therefore Um acréscimo de 1 ponto percentual na mortalidade infantil não diminui mais a esperança média de vida do que um acréscimo de 2 pontos percentuais na mortalidade total

- (d) **[1]** Com o objetivo de averiguar a presença de heterocedasticidade nos erros do Modelo da Estimação 1, o Economista efetuou um teste conhecido e que foi estudado nas aulas de Estatística II. Para o efeito, estimou uma regressão do quadrado dos resíduos da Estimação 1 sobre um conjunto de regressores. Sabendo que a estatística teste tem distribuição do Qui-Quadrado com 14 graus de liberdade, podemos concluir que se trata de um teste de:

Preusch-Bagan

Breusch-Pagan

White

Reset

- (e) **[1.5]** Sabe-se que no teste anterior o Economista obteve o seguinte valor para a estatística teste observada: $LM_{obs} = 50$. Que implicações poderá ter este resultado nas propriedades do estimador OLS da Estimação 1 do anexo?

Teste de Heterocedasticidade de White

$$\begin{cases} H_0 : \text{Var}(u_i|X) = \sigma^2 \\ H_1 : \text{Var}(u_i|X) = \sigma_i^2 \end{cases}; \begin{cases} H'_0 : \alpha_1 = \dots = \alpha_{14} = 0 \\ H'_1 : \exists \alpha_j \neq 0, j = 1, \dots, 14. \end{cases}$$

Regressão auxiliar:

$$\begin{aligned} \hat{u}^2 &= \alpha_0 + \alpha_1 LPIBpc_i + \alpha_2 Gini_i + \alpha_3 Mort_i + \alpha_4 Mortinf_i + \\ &+ \alpha_5 LPIBpc_i^2 + \alpha_6 Gini_i^2 + \alpha_7 Mort_i^2 + \alpha_8 Mortinf_i^2 + \\ &+ \alpha_9 LPIBpc_i \times Gini_i + \dots + \alpha_{14} Mort_i \times Mortinf_i + \text{erro} \end{aligned}$$

Sob H_0 , $LM = nR_{\hat{u}^2}^2 \stackrel{a}{\sim} \chi_{(14)}^2$

$W_{5\%} = \{LM_{obs} > 23.685\} \quad LM_{obs} \in W \Rightarrow \text{Rej } H_0$

\therefore Existe evidência empírica de heterocedasticidade. O estimador para β_j , com $j = 0, 1, \dots, 4$, não é BLUE, mas continua centrado e consistente (partindo do princípio de que se verificam as restantes hipóteses). Os erros-padrão OLS são inconsistentes, logo a inferência habitual deixa de ser válida.

- (g) **[1]** Um outro Economista sugeriu a introdução de uma outra variável: a taxa de mortalidade dos adultos, isto é, a taxa de mortalidade total depois de lhe descontada a mortalidade infantil. Concorda? Comente as implicações desta afirmação sobre as propriedades do estimador dos mínimos quadrados.

Violar-se-ia a hipótese da ausência de multicolinearidade perfeita pois a taxa de mortalidade total é igual à taxa de mortalidade dos adultos mais a taxa de mortalidade infantil. Conclusão: o estimador OLS nestas circunstâncias não existe.

10. **[1]** Admita que o seu objetivo é o de estimar o seguinte modelo:

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_{i1} + \beta_2 x_{i2} + \beta_3 x_{i3} + u_i \quad (1)$$

Pelo meio estimou o modelo:

$$x_{i1} = \gamma_0 + \gamma_1 x_{i2} + \gamma_3 x_{i3} + v_i \quad (2)$$

tendo obtido um coeficiente de determinação (R^2) de 0.9. Nestas circunstâncias:

Existe multicolinearidade fraca entre os regressores do modelo (??) logo o estimador OLS não é BLUE.

Existe multicolinearidade perfeita entre os regressores do modelo (??) logo não é possível a estimação de todos os seus coeficientes.

Existe multicolinearidade perfeita entre os regressores do modelo (??) logo o estimador OLS é BROWN.

Existe um problema sério de multicolinearidade entre as variáveis do modelo (??) que pode implicar uma precisão pequena na estimação dos respetivos parâmetros.