Exercícios - Estatística e Delineamento - 2017-18

2 Regressão Linear Simples

1. Com base nos dados do Instituto Nacional de Estatística (INE), foi criado um ficheiro em formato CSV (Comma separated values) chamado cereais.csv e contendo a evolução da superfície agrícola utilizada anualmente na produção de cereais para grão (variável area, em km²) em Portugal, no período de 1986 a 2011 (variável ano). O ficheiro encontra-se disponível na página web da disciplina (secção Materiais de apoio, subsecção Dados). O ficheiro cereais.csv deve ser descarregado e guardado na directoria onde se localiza a sessão de trabalho do R, que convém ser a pasta (de preferência com o nome AulasED) onde tem estado a guardar o seu trabalho. Seguidamente o seu conteúdo deve ser lido para a sessão do R através do comando:

> Cereais <- read.csv("cereais.csv")</pre>

Atenção: Ao guardar o ficheiro na directoria da sua sessão de trabalho, não deve alterar o tipo (CSV) de ficheiro. A melhor forma de garantir isso será o de apenas *guardar* o ficheiro, sem o abrir. Se preferir abrir o ficheiro antes de o guardar, certifique-se de que está a utilizar um editor de texto que não altera o conteúdo do ficheiro. Os programas do tipo *Office* podem não oferecer essa garantia, pelo que se recomenda evitar a sua utilização.

- (a) Construa uma nuvem de pontos de superfície agrícola vs. ano e comente.
- (b) A partir do gráfico obtido na alínea anterior, sugira um valor para o coeficiente de correlação entre superfície agrícola e ano. Depois, utilize os comandos do R para calcular esse mesmo coeficiente de correlação. Comente o seu significado.
- (c) Ajuste uma recta de regressão de superfície agrícola utilizada sobre anos. Discuta o significado dos parâmetros da recta ajustada, no contexto do problema sob estudo.
- (d) Comente a qualidade da recta obtida, calculando o respectivo coeficiente de determinação e interpretando o valor obtido.
- (e) Trace a recta de regressão ajustada em cima da nuvem de pontos e comente.
- (f) Calcule a Soma de Quadrados Total (SQT), a partir do cálculo da variância amostral de y.
- (g) Calcule o valor da Soma de Quadrados da Regressão (SQR).
- (h) Calcule a Soma de Quadrados dos Resíduos (SQRE), directamente a partir dos resíduos, e verifique numericamente a relação fundamental da Regressão Linear: SQT=SQR+SQRE.
- (i) Altere as unidades de medida da variável area, de km^2 para hectares (area \rightarrow area \times 100). Ajuste novamente a regressão, após efectuar esta alteração. O que aconteceu aos parâmetros estimados e ao coeficiente de determinação R^2 ? Comente.
- (j) De novo a partir dos dados originais, transforme a variável ano num contador dos anos do estudo (ano \rightarrow ano-1985). Ajuste novamente a regressão, após efectuar esta alteração. O que aconteceu aos parâmetros estimados e ao coeficiente de determinação R^2 ? Comente.
- 2. O ficheiro azeite.xls, disponível na página web da disciplina (secção Materiais de apoio, subsecção Dados), é um ficheiro de tipo folha de cálculo, comum a aplicações de escritório como o LibreOffice, OpenOffice ou MicrosoftOffice. A folha de cálculo contém dados relativos à produção de azeite em Portugal no período 1995-2010, disponibilizados pelo Instituto Nacional de Estatística (www.ine.pt). As colunas "Azeitona" e "Azeite" correspondem à produção de azeitona oleificada (em t) e azeite (em hl), respectivamente.

- (a) Abra o ficheiro azeite.xls com um programa do tipo Office e guarde a folha de cálculo num ficheiro de texto de nome azeite.txt, utilizando o Save as com a opção Ficheiro de Texto. Coloque esse ficheiro na pasta de trabalho do R.
- (b) Numa sessão do R, guarde os dados do ficheiro azeite.txt (criado na alínea anterior) numa data frame de nome azeite, através do comando:
 - > azeite <- read.table("azeite.txt", header=TRUE)</pre>
- (c) Crie a nuvem de pontos relacionando as produções de Azeite (eixo vertical, variável y) e Azeitona (eixo horizontal, variável x).
- (d) Com base na nuvem de pontos, sugira um valor para o coeficiente de correlação entre as duas variáveis. Avalie a sua sugestão calculando o valor de r_{xy} . Comente o valor obtido.
- (e) Calcule as estimativas de mínimos quadrados para os parâmetros da recta de regressão, e comente o seu significado.
- (f) Calcule a precisão da recta de regressão estimada de y sobre x e comente o valor obtido.
- 3. Demonstre as seguintes relações algébricas:
 - (a) $\sum_{i=1}^{n} (x_i \overline{x}) = 0$, para qualquer conjunto de n valores, $\{x_i\}_{i=1}^{n}$, de média \overline{x} .
 - (b) $(n-1)\text{cov}_{xy} = \sum_{i=1}^{n} (x_i \overline{x})(y_i \overline{y}) = \sum_{i=1}^{n} (x_i \overline{x})y_i = \sum_{i=1}^{n} (y_i \overline{y})x_i$, para quaisquer conjuntos de n valores, $\{x_i\}_{i=1}^{n}$, e $\{y_i\}_{i=1}^{n}$ de médias \overline{x} e \overline{y} , respectivamente.
- 4. Deduza as expressões para o declive e ordenada na origem da recta de regressão, resultantes de minimizar a soma dos quadrados dos resíduos:

$$b_1 = \frac{cov_{xy}}{s_x^2}$$
$$b_0 = \overline{y} - b_1 \overline{x}$$

- 5. Mostre que, numa Regressão Linear Simples, baseada em n pares de observações $\{(x_i, y_i)\}_{i=1}^n$, se verificam:
 - (a) a igualdade da média dos valores observados e da média dos valores ajustados de y.
 - (b) a média dos resíduos $(e_i = y_i \hat{y}_i)$ é nula.
 - (c) as três Somas de Quadrados da regressão são múltiplos de variâncias:

$$SQT = \sum_{i=1}^{n} (y_i - \overline{y})^2 = (n-1) \cdot s_y^2$$

$$SQR = \sum_{i=1}^{n} (\hat{y}_i - \overline{y})^2 = (n-1) \cdot s_{\hat{y}}^2$$

$$SQRE = \sum_{i=1}^{n} (y_i - \hat{y}_i)^2 = \sum_{i=1}^{n} e_i^2 = (n-1) \cdot s_e^2,$$

onde s_{\star}^2 indica a variância amostral das quantidades representadas por \star .

(d)
$$SQR = b_1^2 \cdot (n-1) \cdot s_x^2$$
, onde $(n-1) \cdot s_x^2 = \sum_{i=1}^n (x_i - \overline{x})^2$.

- (e) SQT = SQR + SQRE.
- 6. Considere uma regressão linear simples, ajustada com n pares de observações $\{(x_i, y_i)\}_{i=1}^n$. Mostre que:
 - (a) O declive da recta de regressão de y sobre x pode-se escrever em termos do desvio padrão de cada variável e do coeficiente de correlação entre as duas variáveis, sendo dado por:

$$b_1 = r_{xy} \cdot \frac{s_y}{s_x} .$$

- (b) O coeficiente de determinação R^2 é igual ao quadrado do coeficiente de correlação entre as observações da variável preditora x e da variável resposta y.
- (c) O quadrado do coeficiente de correlação entre os n valores observados y_i e os n correspondentes valores ajustados, \hat{y}_i , é também igual ao coeficiente de determinação: $(r_{y\hat{y}})^2 = R^2$.
- 7. O programa R tem vários conjuntos de dados disponíveis. Um desses conjuntos de dados designa-se anscombe e pode ser visto apenas escrevendo o nome do objecto. Utilizando estes dados, determine, e comente os valores obtidos para:
 - (a) As médias de cada variável x_i e y_i (i = 1 : 4).
 - (b) As variâncias de cada variável x_i e y_i (i = 1:4).
 - (c) O valor dos parâmetros b_0 e b_1 nas quatro rectas de regressão de y_i sobre x_i (i = 1, 2, 3, 4).
 - (d) Os Coeficientes de Determinação associados às quatro rectas indicadas na alínea anterior.

Após comentar os resultados obtidos, construa as quatro nuvens de pontos $\{(x_i^{(j)}, y_i^{(j)})\}_{i=1}^{11}$, para j=1: 4. Comente esses gráficos, à luz dos valores anteriormente obtidos.

- 8. Utilizando os dados das medições morfométricas sobre 150 lírios, contidos no objecto iris do R, responda às seguintes questões:
 - (a) Construa a nuvem de pontos de comprimento das pétalas (eixo horizontal, variável x) e largura das pétalas (eixo vertical, variável y).
 - (b) Ajuste a recta de regressão de largura (y) sobre comprimento (x) das pétalas, e desenhe-a sobre a nuvem de pontos.
 - (c) Ajuste a recta de regressão de comprimento sobre largura, mantendo os nomes de x (comprimento) e y (largura), ou seja, calcule a "recta de x sobre y", de equação $x = b_0^* + b_1^* y$.
 - (d) Sobre a nuvem de pontos original, trace agora a recta de regressão de comprimento sobre largura a "recta de x sobre y". (NOTA: Tenha em atenção que uma equação $x=b_0^*+b_1^*\,y$ tem, na forma canónica, equação $y=-\frac{b_0^*}{b_1^*}+\frac{1}{b_1^*}\,x$). Verifique que a recta de regressão de y sobre x é diferente da recta de regressão de x sobre y.
 - (e) Explique o facto de as rectas obtidas nas alíneas anteriores serem diferentes.
- 9. O programa R tem um grande número de pacotes adicionais disponíveis. Um desses pacotes adicionais designa-se MASS e pode ser carregado mediante o comando library (MASS).

Considere o conjunto de dados Animals, disponível no referido módulo MASS, onde se listam pesos médios dos cérebros (em g) e dos corpos (em kg) para 28 espécies animais. Pretende-se estudar uma relação entre pesos do cérebro (variável resposta, g) e pesos do corpo (variável preditora, g).

(a) Construa uma nuvem de pontos de pesos do corpo (eixo horizontal) e pesos do cérebro (eixo vertical). Calcule o coeficiente de correlação correspondente e comente.

- (b) Construa nuvens de pontos com as seguintes transformações de uma ou ambas as variáveis:
 - i. ln(y) vs. x;
 - ii. y vs. ln(x);
 - iii. ln(y) vs. ln(x).
- (c) Considere uma relação linear entre ln(y) e ln(x). Explicite a relação de base correspondente entre as variáveis originais (não logaritmizadas). Comente.

Nas alíneas seguintes considere sempre os dados logaritmizados.

- (d) Calcule os coeficientes de correlação e de determinação associados à relação entre $\ln(x)$ e $\ln(y)$. Interprete os valores obtidos. Como se explica que o Coeficiente de Determinação não seja particularmente elevado, sendo evidente a partir da nuvem de pontos que existe uma boa relação linear entre log-peso do corpo e log-peso do cérebro para a generalidade das espécies?
- (e) Ajuste a recta de regressão de log-peso do cérebro sobre log-peso do corpo (utilizando a totalidade das observações). Trace essa recta sobre a nuvem de pontos e comente.
- (f) Considere agora a estimativa para o declive da recta, $b_1 = 0.49599$. Qual o significado biológico deste valor, quer na relação entre variáveis logaritmizadas, quer na relação entre as variáveis originais (não logaritmizadas)?
- (g) Considere a nuvem de pontos das variáveis logaritmizadas. Identifique os três pontos que se destacam na parte inferior direita da nuvem. (NOTA: explore o comando identify do R). Comente.

Nas restantes alíneas, considere apenas os dados (logaritmizados) respeitantes a espécies que $n\tilde{a}o$ sejam de dinossáurios.

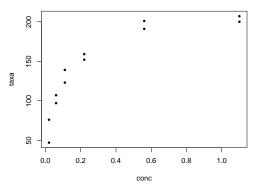
- (h) Ajuste a recta de regressão de log-peso do cérebro sobre log-peso do corpo. Trace essa recta sobre a nuvem de pontos e comente. (NOTA: Aproveite a nuvem de pontos anterior, com a totalidade das espécies, para melhor compreender o efeito da exclusão das três espécies de dinossáurios sobre a recta ajustada).
- (i) Analise os principais resultados associados à regressão ajustada na alínea 9h). Compare com os resultados obtidos na alínea 9e) e comente. Em particular, como se explica a elevação considerável no valor do coeficiente de determinação?
- (j) Considere agora a estimativa para o declive da nova recta, $b_1 = 0.75226$. Qual o significado biológico deste valor, quer na relação entre variáveis logaritmizadas, quer na relação entre as variáveis originais (não logaritmizadas)?
- 10. Num estudo sobre poluição numa grande cidade, foram efectuadas medições, em 116 dias, da quantidade de ozono no ar (em partes por mil milhões) às 14h00 e da temperatura máxima (em °C) no respectivo dia. Essas observações encontram-se num ficheiro em formato csv de nome ozono.csv, que se encontra disponível na página web da disciplina e pode ser descarregado para a directoria de trabalho da sessão do R, como indicado no Exercício 1. Seguidamente, o conteúdo desse ficheiro deve ser lido para dentro da sessão do R e armazenado num objecto de nome ozono, através do comando read.csv:
 - > ozono <- read.csv("ozono.csv")</pre>
 - (a) Construa a nuvem de pontos de ozono (eixo vertical) vs. temperatura máxima (eixo horizontal).
 - (b) Tendo em conta a curvatura observada no gráfico, foi sugerido o ajustamento dum modelo exponencial, da forma $y = a e^{bx}$.

- i. Construa a nuvem de pontos com as transformações adequadas para verificar se o modelo exponencial é, efectivamente, uma boa opção.
- ii. Ajuste o modelo *linearizado* recorrendo ao comando 1m do R. Determine o respectivo coeficiente de determinação e comente.
- iii. Interprete os parâmetros da recta que ajustou, directamente em termos do modelo exponencial.
- iv. Indique, justificando, qual o teor médio de ozono (em partes por mil milhões) estimado pelo modelo ajustado, para um dia em que a temperatura máxima seja de 25°C.
- (c) Considere novamente a nuvem de pontos original. Trace a curva exponencial correspondente ao ajustamento efectuado na alínea anterior.
- 11. Num estudo sobre reacções enzimáticas, procura-se analisar a "velocidade" da reacção em células tratadas com puromicina. Para diferentes concentrações do substrato (variável conc), medidas em partes por milhão (ppm), registou-se o número de emissões radioactivas por minuto, e a partir destas calculou-se a taxa inicial ou "velocidade" da reacção, em contagens/minuto/minuto (variável taxa). Os resultados obtidos são dados na tabela seguinte e encontram-se nas duas primeiras colunas e nas doze primeiras linhas da data frame Puromycin do R, com as designações conc e rate, respectivamente (são as linhas a que corresponde o nível treated no factor state):

conc	0.02	0.02	0.06	0.06	0.11	0.11	0.22	0.22	0.56	0.56	1.10	1.10
taxa	76	47	97	107	123	139	159	152	191	201	207	200

A relação entre taxas da reacção e concentrações do substrato é representada no gráfico à direita. Admite-se que o modelo de Michaelis-Menten é adequado à descrição da relação referida, e decide-se usar este modelo com a seguinte parametrização (onde y representa a taxa e x a concentração conc),

$$y = \frac{ax}{b+x}$$
 $(a > 0, b > 0 \text{ e } x > 0)$.



- (a) Mostre que o modelo referido pode ser linearizado, indicando a relação linearizada e as transformações de variáveis necessárias.
- (b) Ajuste o modelo linearizado que escolheu na alínea anterior, através do comando 1m do R.
- (c) Estime os parâmetros a e b na relação original no modelo de Michaelis-Menten. Como interpreta o valor estimado do parâmetro a?

Na resolução dos Exercícios seguintes, de natureza inferencial, admita válido o Modelo da Regressão Linear Simples.

12. Considere os estimadores $\hat{\beta}_0$ e $\hat{\beta}_1$ dos parâmetros duma recta de regressão.

(a) Mostre que a média (\overline{Y}) das observações de Y, é uma variável aleatória não correlacionada com o estimador do declive da recta, $\hat{\beta}_1$, ou seja, mostre que:

$$Cov[\overline{Y}, \hat{\beta}_1] = 0$$
.

(b) Mostre que a covariância entre os dois estimadores dos parâmetros da recta é dada por:

$$Cov[\hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1] = -\frac{\overline{x}\sigma^2}{(n-1)\cdot s_x^2}.$$

- (c) Deduza da alínea anterior que os estimadores de β_0 e de β_1 não são, em geral, independentes. Indique uma condição necessária para que o possam ser.
- 13. Mostre que o estimador da ordenada na origem da recta tem a seguinte distribuição:

$$\hat{\beta}_0 \cap \mathcal{N}\left(\beta_0, \sigma^2 \left[\frac{1}{n} + \frac{\overline{x}^2}{(n-1) \cdot s_x^2}\right]\right),$$

onde
$$(n-1) \cdot s_x^2 = \sum_{i=1}^n (x_i - \overline{x})^2$$
.

- 14. Considere de novo os dados do Exercício 8 (medições sobre lírios), admitindo agora que se trata da concretização duma amostra aleatória extraída duma população mais vasta. Considere, em particular, a relação entre largura da pétala (Petal.Width, variável y) e comprimento da pétala (Petal.Length, variável x), ambas em cm. Responda às seguintes alíneas.
 - (a) Obtenha estimativas das variâncias e dos desvios padrão dos estimadores dos parâmetros da recta, β_0 e β_1 .
 - (b) Obtenha um intervalo a 95% de confiança para o declive β_1 da correspondente recta populacional.
 - (c) Obtenha um intervalo a 95% de confiança para a ordenada na origem β_0 da recta populacional.
 - (d) Utilize um teste de hipóteses para validar a seguinte afirmação: "por cada centimetro a mais no comprimento da pétala, a largura da pétala cresce, em média, 0.5cm".
 - (e) Utilize um teste de hipóteses para validar a seguinte afirmação: "por cada centimetro a mais no comprimento da pétala, a largura da pétala cresce, em média, menos de 0.5cm".
 - (f) Utilize um teste de hipóteses sobre o declive da recta populacional β_1 para validar a seguinte afirmação: "não existe uma relação linear significativa entre comprimentos e larguras das pétalas, nos lírios".
 - (g) Valide de novo a afirmação anterior, mas agora utilizando um teste de ajustamento global do Modelo (teste F).
 - (h) Preveja o valor esperado da largura da pétala para lírios cuja pétala tenha comprimento 4.5cm. Construa um intervalo de confiança para esse valor esperado.
 - (i) Construa um intervalo de predição (95%) associado à largura duma pétala cujo comprimento seja 4.5cm. Compare com o intervalo de confiança obtido na alínea anterior e comente.
 - (j) Estude os gráficos dos resíduos para detectar a existência de eventuais problemas com os pressupostos do modelo. Comente as suas conclusões.
 - (k) Para cada uma das seguintes transformações dos dados, verifique os efeitos sobre os parâmetros ajustados e sobre o coeficiente de determinação. Comente.

- i. os comprimentos das pétalas são dados em milímetros $(x \to 10 \times x)$, mantendo-se as larguras (y) em centimetros.
- ii. as larguras das pétalas são dadas em milímetros $(y \to 10 \times y)$, mantendo-se os comprimentos (x) em centimetros.
- iii. em simultâneo, larguras e comprimentos das pétalas são expressas em milimetros $(x \to 10 \times x \text{ e } y \to 10 \times y)$.
- 15. A estatística do teste de ajustamento global do modelo (teste F) é dada por $F = \frac{QMR}{QMRE}$. O Coeficiente de Determinação define-se como $R^2 = \frac{SQR}{SQT}$. Com base nestas definições, e tendo em conta as propriedades das somas de quadrados,
 - (a) Mostre que a estatística F se pode escrever também como:

$$F = (n-2) \cdot \frac{R^2}{1 - R^2}$$

- (b) Verifique, a partir da expressão anterior, que a estatística F é (para n fixo) uma função $crescente do Coeficiente de Determinação. Interprete esse facto, em termos do significado de <math>R^2$ e a natureza do teste de ajustamento global.
- 16. Mostre que, numa Regressão Linear Simples, a estatística $F = \frac{QMR}{QMRE}$ do teste de ajustamento global é o quadrado da estatística $T = \frac{\hat{\beta}_1}{\sqrt{\frac{QMRE}{(n-1)\cdot s_x^2}}}$ do teste t para a hipótese $H_0: \beta_1 = 0$. Tendo em conta os resultados dados na disciplina de Estatística (dos 1ºs ciclos do ISA), relacionando as distribuições t e F, conclua que, numa Regressão Linear Simples, estes dois testes são equivalentes.
- 17. Considere os dados do Exercício 9 (Animals). Trabalhe sempre com os dados logaritmizados, para a totalidade das espécies.
 - (a) Considere a presença de erros aleatórios na relação linear entre as variáveis logaritmizadas: $\log(Y) = \beta_0 + \beta_1 \log(x) + \epsilon$. Qual a consequência para a relação entre as variáveis originais (não logaritmizadas) associada à presença dos erros aleatórios? E como se traduzem os restantes pressupostos do Modelo de Regressão Linear em termos dessa relação entre as variáveis originais (não logaritmizadas)?
 - (b) Efectue um teste de ajustamento global da regressão ajustada na alínea 9e). Como se explica que o valor do coeficiente de determinação não seja particularmente bom, quando o teste F sugere que a rejeição da hipótese nula do teste de ajustamento é muito enfática?
 - (c) Construa um intervalo de confiança a 95% para o declive da recta que relaciona log-peso do corpo e log-peso do cérebro. É admissível falar-se numa relação isométrica entre peso do corpo e peso do cérebro (isto é, y é proporcional a x: $y \propto x$)?
 - (d) Estude os gráficos dos resíduos para detectar a existência de eventuais problemas com os pressupostos do modelo. Em particular, veja como a presença das três espécies de natureza diferente das restantes está a afectar estes gráficos.

Nas restantes alíneas, considere apenas os dados (logaritmizados) respeitantes a espécies que $n\tilde{a}o$ $sejam\ de\ dinossáurios.$

(e) Construa um intervalo de confiança a 95% para o declive da recta que relaciona log-peso do corpo e log-peso do cérebro. Perante o novo valor de b_1 , será agora admissível falar-se numa relação isométrica entre peso do corpo e peso do cérebro?

- (f) Preveja o valor esperado do log-peso do cérebro para espécies com peso de corpo igual a 250kg. Construa um intervalo de confiança para esse valor esperado.
- (g) Construa um intervalo de predição associado ao log-peso do cérebro duma espécie cujo peso do corpo seja 250kg. Como obter um intervalo de predição associado ao peso do cérebro?
- (h) Estude os gráficos dos resíduos para detectar a existência de eventuais problemas com os pressupostos do modelo. Comente as suas conclusões, tendo presente os gráficos análogos obtidos com a presença das 3 espécies de dinossáurios.
- 18. Considere agora o conjunto de dados relativos a 62 espécies de mamíferos, que é dado no objecto mammals do pacote MASS, e cuja natureza é semelhante aos dados do Exercício 9.
 - (a) Construa uma nuvem de pontos de pesos do corpo (eixo horizontal) e pesos do cérebro (eixo vertical).
 - (b) Tendo em vista uma relação alométrica entre as duas variáveis, construa agora uma segunda nuvem de pontos, desta vez entre os logaritmos de cada variável. Comente os dois gráficos.
 - (c) Explicite a relação de base entre as variáveis originais (não logaritmizadas) associada a uma relação linear entre as variáveis logaritmizadas. Comente.

Nas alíneas seguintes considerar os dados logaritmizados, para a totalidade das espécies.

- (d) Ajuste a recta de regressão de log-peso do cérebro sobre log-peso do corpo. Trace essa recta sobre a nuvem de pontos e comente.
- (e) Analise os principais resultados associados à regressão ajustada. Considere em particular os valores do Coeficiente de Determinação, e os resultados do teste F de ajustamento global.
- (f) Qual o significado biológico da estimativa do declive da recta, quer na relação entre variáveis logaritmizadas, quer na relação entre as variáveis originais (não logaritmizadas)?
- (g) Construa um intervalo de confiança a 95% para o declive da recta que relaciona log-peso do corpo e log-peso do cérebro. Será agora admissível falar-se numa relação isométrica entre peso do corpo e peso do cérebro?
- (h) Estude os gráficos dos resíduos para detectar a existência de eventuais problemas com os pressupostos do modelo.
- 19. Dado o Modelo de Regressão Linear Simples, considere o estimador do valor esperado de Y, associado a X=x, ou seja, o estimador $\hat{\mu}_{Y|x}=\hat{\beta}_0+\hat{\beta}_1x$. Mostre que a sua variância é $V[\hat{\mu}_{Y|x}]=\sigma^2\left[\frac{1}{n}+\frac{(x-\overline{x})^2}{(n-1)\cdot s_x^2}\right]$. NOTA: Tenha em atenção o Exercício 12.
- 20. No contexto do Modelo de Regressão Linear Simples,
 - (a) Mostre que a covariância entre o *i*-ésimo valor observado e o correspondente valor ajustado da variável resposta é dada por $Cov[Y_i, \hat{Y}_i] = \sigma^2 h_{ii}$, onde $h_{ii} = \left[\frac{1}{n} + \frac{(x_i \overline{x})^2}{(n-1) \cdot s_x^2}\right]$ (que é também o efeito alavanca da *i*-ésima observação). SUGESTÃO: Recorde que $\hat{Y}_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_i$.
 - (b) Calcule a covariância entre cada observação de Y e o respectivo resíduo, ou seja, $Cov[Y_i, E_i]$.
 - (c) Mostre que a covariância entre cada valor ajustado de Y e o respectivo resíduo é nula, ou seja, mostre que $Cov[\hat{Y}_i, E_i] = 0$, $\forall i = 1, ..., n$. Com base neste resultado, justifique a utilização do gráfico de resíduos vs. valores ajustados de Y para estudar o comportamento dos resíduos (em vez de, por exemplo, o gráfico de resíduos vs. valores observados de Y).
 - (d) Com o auxílio dos resultados anteriores, mostre que os resíduos têm a distribuição indicada nas aulas teóricas, ou seja, mostre que $E_i \cap \mathcal{N}(0, \sigma^2(1 h_{ii}))$.

- 21. No contexto da Regressão Linear Simples,
 - (a) Determine o valor esperado da soma de quadrados associada à Regressão (SQR). SUGESTÃO: Utilize a fórmula para SQR obtida na alínea d) do Exercício 5.
 - (b) Compare os valores esperados dos quadrados médios QMR e QMRE. Com base nessa comparação, justifique a natureza unilateral direita da região de rejeição associada ao teste de ajustamento global, cuja estatística de teste é $F=\frac{QMR}{QMRE}$.