

$$1. a) H_0: \beta_1 = 0$$

$$H_A: \beta_1 > 0$$

Sob  $H_0$

$$t_{obs} = \frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{CP(\hat{\beta}_1)} \underset{\text{sob } H_0}{\sim} t(30) \quad t_{obs} = \frac{2}{1,2} = 1,67$$

$$t_{critica} = 1,697$$

$RC = [1,697; +\infty)$   $t_{obs} \notin RC \rightarrow$  não há evidências

p/ rejeitar  $H_0$ .

Não há evidências que o efeito seja positivo!

$$b) \underset{\sim}{\hat{\beta}} = (\underset{\sim}{X}' \underset{\sim}{X})^{-1} \cdot \underset{\sim}{X}' \underset{\sim}{y}$$

tanto  $X$  e  $y$  possam a  
ser multiplicados por uma  
constante  $\theta$ .

$$\underset{\sim}{\hat{\beta}}^* = [(\underset{\sim}{\theta X})' \underset{\sim}{\theta X}]^{-1} \cdot (\underset{\sim}{\theta X})' \cdot (\underset{\sim}{\theta y})$$

$$\underset{\sim}{\hat{\beta}}^* = (\underset{\sim}{\theta^2 X}' \underset{\sim}{X})^{-1} \cdot \underset{\sim}{\theta^2} \cdot \underset{\sim}{X}' \underset{\sim}{y}$$

$$\underset{\sim}{\hat{\beta}}^* = \frac{1}{\underset{\sim}{\theta^2}} \cdot \underset{\sim}{\theta^2} \cdot (\underset{\sim}{X}' \underset{\sim}{X})^{-1} \cdot \underset{\sim}{X}' \underset{\sim}{y} = \underset{\sim}{\hat{\beta}}$$

Portanto, não haveria mudança no resultado.

$$c) H_0: \beta_1 = 3$$

$$H_A: \beta_1 \neq 3$$

$$t_{obs} = \frac{2-3}{1,2} \sim t(30)$$

$$t_{obs} = -0,833 \quad t_{critica} = 2,042$$

$$RC = (-\infty, -2,042] \cup [2,042, +\infty)$$

$t_{obs} \notin RC \rightarrow$  não há evidências p/ rejeitar  $H_0$ .

2. a) 1 ano adicional de experiência ocasiona um aumento esperado de em média 0,9% no salário, mantendo-se os demais variáveis constantes.

b) Para o homem: 9,3%

Para a mulher: 8,9%

c)  $H_0$ : Retorno esperado de 1 ano adicional de educação é o mesmo, em média, para homens e mulheres, tudo o mais constante.

$H_A$ : Efeito de 1 ano a mais de educação no salário, não é, em média, o mesmo para homens e mulheres, tudo o mais constante.

$$t_{obs} = \frac{-0,004}{0,014} \sim t(55) \quad t_{obs} = -0,2857$$

$$t_{critico} = Z \quad RC = (-\infty, -2] \cup [2, +\infty)$$

$t_{obs} \notin RC \rightarrow$  não há evidências para rejeitar  $H_0$

3. a) Variação de 1 unidade em educ ocorre um aumento esperado de  $(100 \cdot \beta_1)\%$  no salário, tudo o mais constante.

b) Variação percentual no QI ocorre uma variação esperada de  $\beta_4\%$  no salário, tudo o mais constante.

$$c) \beta_2 > 0 \quad \beta_3 < 0$$

É esperado que o aumento de anos de experiência impacte positivamente o salário, mas de uma forma cada vez menor. A medida que os anos de experiência crescem, o impacto de um ano adicional no salário é cada vez menor.

$$d) \frac{\partial \log(\text{salário}_i)}{\partial \text{exper}_i} = \beta_2 + 2 \cdot \beta_3 \cdot \text{exper}_i$$

1 ano adicional de experiência ocorre uma variação esperada de  $100 \cdot (\beta_2 + 2\beta_3 \cdot \text{exper}_i)\%$  no salário.

e) Ponto de máximo (mínimo). Indica a experiência ótima.

$$f) \frac{\partial^2 \log(\text{salário}_i)}{\partial \text{exper}_i^2} = 2 \beta_3$$

Forma a concavidade da função.

Indica se os retornos marginais são crescentes ou decrescentes.

g) Ocorre apenas quando  $\beta_3 = 0$ , o que implica que o efeito marginal da experiência no log do salário é constante ( $\beta_2$ )

4. a) Custo médio esperado terá de 27,2 milhões de reais

b) Homens com até 60 anos

$$\hat{y}_i = 44,75 - 0,45 X_2$$

Mulheres com até 60 anos

$$\hat{y}_i = 33,95 - 0,27 X_2$$

Homens e mulheres com mais de que 60 anos

$$\hat{y}_i = 4,55 + 0,22 X_2$$

Pode-se notar que o decréscimo esperado no custo médio é maior para os homens até 60 anos do que para mulheres até 60 anos quando se aumenta 1 ano na idade. (Reta c/ maior inclinação) Para pessoas com mais que 60 anos, um ano a mais de idade ocasiona um aumento esperado no custo da seguradora e demais custos (Reta c/ inclinação positiva).

.)  $H_0: \beta_6 = 0$  decaésimo período é o mesmo p/ ambos

$H_A: \beta_6 > 0$  decaésimo maior p/ homens

Sob  $H_0$

$$t_{obs} = \frac{0,18}{EP(\hat{\beta}_6)} \sim t(84)$$

$$t_{crit} = 2,37$$

$$RC = [2,37, +\infty)$$

Rejeitar  $H_0$  se  $t_{obs} > 2,37$

## Questão 5

- a) Maximizar o  $R^2$  é um critério errado. A conclusão do aluno seria que todas as variáveis deveriam ser colocadas no modelo.
- b) Colocar uma variável a mais no modelo nunca pode piorar o ajuste que já existia sem ela. No pior dos casos, se a nova <sup>variável</sup> não tiver nenhuma capacidade de explicação, o  $R^2$  permanecerá o mesmo de antes.
- c) 
$$\bar{R}^2 = 1 - \frac{n-1}{n-(k+1)} (1-R^2) \quad (1)$$

Sabemos que  $R^2 = 1 - \frac{SSR}{SST} \Leftrightarrow \frac{SSR}{SST} = 1 - R^2$ , substituindo em (1)

$$\bar{R}^2 = 1 - \frac{n-1}{n-(k+1)} \cdot \frac{SSR}{SST}$$

$$\bar{R}^2 = 1 - \frac{SSR/(n-(k+1))}{SST/(n-1)}$$

$$\bar{R}^2 = 1 - \frac{\hat{\sigma}^2}{S_y^2}$$

Note que para maximizar  $\bar{R}^2$  temos que minimizar  $\hat{\sigma}^2$ .

Vale lembrar que  $S_y^2$  não varia com diferentes modelos.

Minimizar a variância dos resíduos é igual a minimizar o ~~erro~~ desvio padrão destes, que por sua vez é o erro padrão da regressão.

d) Por esse critério, uma variável é colocada no modelo se:

$$\bar{R}^2 > \bar{R}_R^2$$

↳  $R^2$ -ajustado do modelo Restrito (sem a nova variável)  
↳  $R^2$ -ajustado do modelo Irrestrito (com a nova variável)

$$1 - \frac{n-1}{n-(k+1+1)} (1-R^2) > 1 - \frac{n-1}{n-(k+1)} (1-R_R^2)$$

$$\frac{n-1}{n-(k+1+1)} (1-R^2) < \frac{n-1}{n-(k+1)} (1-R_R^2)$$

$$(1-R^2) < \frac{n-(k+1)-1}{n-(k+1)} (1-R_R^2)$$

$$(1-R^2) < (1-R_R^2) - \frac{(1-R_R^2)}{n-(k+1)}$$

$$R^2 - R_R^2 > \frac{(1-R_R^2)}{n-(k+1)}$$

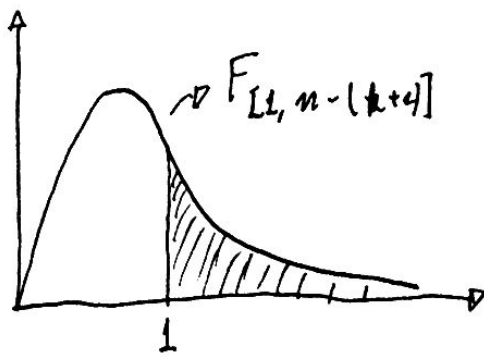
$$\frac{(R^2 - R_R^2)}{(1-R^2)/(n-(k+1))} > 1$$

$$F_{abz} > 1$$

Portanto o  $R^2$ -ajustado só aumenta com uma nova variável  $x_j$  se a estatística-F do teste

$H_0: \beta_j = 0$  for maior do que 1

O nível de significância do teste é dado pela área:



com o ajuda do excel, temos que essa área é igual a 0,3173, que é um nível de significância

muito maior que os usualmente usados.



## Questão 6

a) A forma funcional sugerida não é linear nos parâmetros, ou seja, os consultores não podem aplicar o estimador de Mínimos Quadrados Ordinários. Para contornar o problema, eles podem aplicar a transformação log, que resulta em:

$$\log(Q_i) = \beta_0 + \beta_1 \log(K_i) + \beta_2 \log(L_i) + \epsilon_i \quad (1)$$

Este último é linear nos parâmetros e pode ser estimado por MQO.

b)  $H_0: \beta_0 = 0$   $t_{obs} = \frac{0,701}{0,415} = 1,689$  não rejeito  $H_0$   
 $H_A: \beta_0 \neq 0$

$H_0: \beta_1 = 0$   $t_{obs} = \frac{0,242}{0,110} = 2,2$  rejeito  $H_0$   
 $H_A: \beta_1 \neq 0$

$H_0: \beta_2 = 0$   $t_{obs} = \frac{0,756}{0,091} = 8,307$  rejeito  $H_0$   
 $H_A: \beta_2 \neq 0$

$t_{crit, 25, 5\%} = 2,068$   $RC = ]-\infty; -2,068] \cup [2,068; +\infty[$

Interpretação: Um aumento de 1% em K gera um aumento médio esperado de 24,2% na quantidade produzida.

$$c) H_0: \beta_1 + \beta_2 = 1$$

Sob  $H_0$  temos que  $\beta_1 = 1 - \beta_2$ , então a forma funcional da função de produção fica:

$$Q_i = e^{\beta_0} K_i^{1-\beta_2} L_i^{\beta_2} e^{\epsilon_i}$$

podemos dividir os dois lados da equação por  $K_i$

$$\frac{Q_i}{K_i} = e^{\beta_0} \left(\frac{L_i}{K_i}\right)^{\beta_2} e^{\epsilon_i}$$

aplicando o log

$$\log\left(\frac{Q_i}{K_i}\right) = \beta_0 + \beta_2 \log\left(\frac{L_i}{K_i}\right) + \epsilon_i \quad (2)$$

Então temos (1) como modelo irrestrito e (2) como o restrito.

$$F_{SSR} = \frac{(1,825652 - 1,825544) / 1}{1,825544 / 23} = 0,001$$

$$F_{R^2} = \frac{(0,95688 - 0,751397) / 1}{(1 - 0,95688) / 23} = 109,628$$

Note que a estatística-F é diferente para cada maneira de escrevê-la, mas sabemos que isso não deveria acontecer.

Neste caso, isso ocorre porque a variável dependente é diferente nos dois modelos. Por isso, a SST é diferente em cada modelo, o que torna os  $R^2$  não comparáveis entre os modelos. Por isso o teste-F deve ser conduzido com a estatística baseada em SSR. Como  $F_{SSR} = 0,001$  não rejeitamos a hipótese de retornos constantes de ~~RAND~~ escala.

## Questão 7

a) Sabemos que

$$R^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})^2}{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}$$

$$\hat{y}_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_i$$

$$\bar{y} = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 \bar{x}$$

Como só existem 2 observações em que  $x_i = 1$ , dentre as 3141, temos que  $\bar{x} \approx 0$  e  $\hat{y}_i \approx \bar{y}$ . Isso faz com que o numerador seja muito pequeno.

$$b) t_{\hat{\beta}_0} = \frac{50,3}{16,4} = 3,067$$

$$t_{\hat{\beta}_1} = \frac{14,1}{5,2} = 2,711$$

$\hat{\beta}_0$ : Al gore tem, em média, 50,3% dos votos nos municípios que não tinham problema na contagem dos votos.

$\hat{\beta}_1$ : Al gore tem, em média, 14,1% a mais de porcentagem de votos ~~absolutos~~ nos municípios em que houve problema de contagem, em relação à média dos demais municípios.

c) O fato de mídia nos municípios que tiveram problemas de contagem não anula a possibilidade que Al Gore tenha recebido menos votos do que deveria.

Provavelmente, o partido Republicano teria gostado dessa análise, pois ela diz contra a alegação de Al Gore.

d)  $\hat{\beta}_0$ : Nos municípios em que não houve problema de contagem e que Bill Clinton não recebeu votos em 1996, Al Gore teve, em média, 40,1% dos votos.

$\hat{\beta}_1$ : Nos municípios com problemas de contagem, Al Gore teve, em média, 2,9 p.p. a menos de votos.

$\hat{\beta}_2$ : Para cada p.p. a mais de votos que Clinton teve em 1996, em média, aumentaria 0,93 p.p. de votos para Al Gore.

A estimativa de  $\beta_2$  ~~corrobora~~ ~~a~~ ~~alegação~~ do Partido Democrata.