

## Entrega 2 Ciência dos Dados

Leonardo Lamounier Grotti Patrick Serrano Wiegerinck

Prof. Maria Kelly Venezuela

2016 São Paulo Com a minimização da soma dos quadrados dos resíduos, encontra-se  $\beta_0$  e  $\beta_1$ , que por sua vez trarão a menor diferença entre a previsão de y e o y realmente observado.

 $y = \hat{\beta}_{1x} + \hat{\beta}_0 \rightarrow$  Equação da reta da previsão  $y_1 = \hat{\beta}_{1x} + \hat{\beta}_0 + \epsilon \rightarrow$  Equação da reta realmente observada

$$S(\beta_0 + \beta_1) = \sum_{i=1}^{n} (y_i - \hat{\beta}_1 - \beta_0 x_i)^2$$

A minimização é feita ao deixar  $S(\beta_0;\beta_1)$  em relação a  $\beta_0$  e  $\beta_1$  e, então, igualar a 0

$$\frac{dS}{d\beta_1} = \frac{dS}{dx} \times \frac{dx}{d\beta_1} \rightarrow Equação 1$$

$$\frac{dS}{d\beta_1} = 2\sum_{i=1}^n (y_i - \hat{\beta}_1 - \beta_0 x_i)$$

$$\frac{dx}{d\beta_1} = -1$$

$$\frac{dS}{d\beta_1} = -2\sum_{i=1}^{n} (y_i - \hat{\beta}_1 - \beta_0 x_i) \to 0$$

$$\frac{dS}{d\beta_0} = -2\sum_{i=1}^n x_i (y_i - \hat{\beta}_1 - \beta_0 x_i) \to 0 \to Equação 2$$

Substituindo na equação 1 e dividindo por 2n:

$$\frac{-2\sum_{i=1}^{n} y_i}{2n} + \frac{2\sum_{i=1}^{n} \beta_1}{2n} + \frac{2\sum_{i=1}^{n} \beta_0 x_i}{2n} = 0$$
$$-\bar{y} + \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_0 \bar{x} = 0$$

Sendo  $\bar{y}$  a média amostral de y e  $\bar{x}$  a média amostral de x.

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

Substituindo esse resultado na equação 2, temos:

$$-2\sum_{i=1}^{n} x_i (y_i - \bar{y} + \hat{\beta}_0 \bar{x} - \beta_0 x_i) = 0$$

$$\sum_{i=1}^{n} x_i (y_i - \bar{y}) + \hat{\beta}_0 \sum_{i=1}^{n} x_i (\bar{x} - x_i) = 0$$

Isolando o  $\hat{\beta}_0$ , chega-se a segunda resposta:

$$\hat{\beta}_0 = \frac{\sum_{i=1}^n x_i (\bar{x} - x_i) \times (y_i - \bar{y})}{\sum_{i=1}^n (\bar{x} - x_i)^2}$$

2)

Pode-se assumir que em regressões lineares os erros modelos,  $\in_i$ , são representados por distribuições normais e independentes com  $\mu$  igual a 0 e variância igual a  $\sigma^2$  ( $\in_i \sim N(0, \sigma^2)$ ), ou seja, a variância é constante e, portanto, existe homoscedasticidade. Além disso, assume-se que não existe correlação entre os erros ( $Corr(\in_i + \in_i) = 0$ ).

Para verificar isso basta analisar a curva de probabilidade cumulativa dos resíduos e a da distribuição normal. A semelhança das curvas definirá se o erro é ou não uma distribuição normal. Outros métodos de verificação são: construção de um intervalo de confiança para a média, com o objetivo de verificar a suposição da média, e verificar graficamente se isso se confirma.

3)

Normalmente, uma das hipóteses em análise de regressão é avaliar a significância da regressão, ou seja, os testes de hipóteses verificam a qualidade da regressão para a variável resposta. (No nosso caso Expectativa de vida).

A hipótese nula é:  $\hat{\beta}_1 = 0$  e ela diz que não há relação entre x (variável explicativa) e y (variável resposta), por outro lado a hipótese alternativa é beta1 diferente de 0 e nesse caso há relação entre x e y.

Concluindo, caso a hipótese nula seja rejeitada, podemos concluir que há relação entre a variável explicativa e a variável resposta.

4)

Sim, nesse caso estaremos fazendo uma regressão linear múltipla. Para isso acontecer temos que analisar no mínimo 3 variáveis sendo uma a variável resposta e duas ou mais as variáveis explicativas.

Para a equação devemos acrescentar mais termos de acordado com a quantidade de variáveis estudadas ficando assim:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \beta_3 x_3 + \dots + \beta_n x_n + \varepsilon$$

No caso do teste de hipóteses devem ser feitos um teste para cada variável explicativa e eles se comportam exatamente da mesma maneira que na regressão linear simples.

As suposições do modelo continuam iguais, pois, como já foi definido anteriormente, pode-se sempre assumir as suposições do item 2 para regressões lineares.