Introdução Correlação Regressão Modelo Estatístico Estimação Coef. de Determinação

# MAF 172 - MATEMÁTICA COMPUTACIONAL

Prof. Gérson R. Santos - gerson.santos@ufv.br

MAT - IEF - CAF

Aula 6 - RLS: Regressão Linear Simples



## Sumário

- Introdução
- 2 Correlação
- 3 Regressão
- Modelo Estatístico
- 5 Estimação
- 6 Coef. de Determinação



### Ensino Médio:

#### Questionamentos:

- Se por 2 pontos só passa uma reta, que equação expressaria isso?
- 2 Por exemplo, use A(2,1) e B(3,2)
- 3 Para que serviria a equação obtida?

## Graduação:

#### Questionamentos:

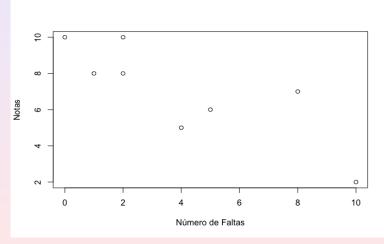
- Se nós tivéssemos mais pontos, ainda expressaríamos a equação por uma reta?
- Por exemplo, vamos usar os valores da tabela abaixo entre Faltas e Notas.
- 3 As notas sofrem influência das faltas?
- O De que forma?

# Graduação:

Uma amostra de 8 alunos, escolhidos aleatoriamente, apresenta os dados abaixo sobre as faltas e as notas obtidas durante um certo período. Desejamos saber se as Notas sofrem influência das Faltas; e se Sim, de que forma?

Aluno (i)	1	2	3	4	5	6	7	8
Faltas $(X_i)$	8	2	5	0	1	4	10	2
Notas $(Y_i)$	7	10	6	10	8	5	2	8

# Diagrama



# Medida de Correlação Linear:

#### **IMPORTANTE:**

- Mede APENAS a relação linear entre 2 variáveis
- As variáveis devem ser amostradas de forma bivariada
- A amostragem deve ser ALEATÓRIA
- Há pressupostos teóricos que devem ser atendidos
- O Cuidado com a interpretação CAUSA e EFEITO
- o Os mais utilizados são: Pearson, Spearman e Kendall

### Coeficiente:

#### Fórmulas:

$$r_{XY} = \frac{\hat{COV}(X, Y)}{\sqrt{\hat{V}(X) \cdot \hat{V}(Y)}} = \frac{\frac{SPD_{XY}}{n-1}}{\sqrt{\frac{SQD_X}{n-1} \cdot \frac{SQD_Y}{n-1}}} = \frac{SPD_{XY}}{\sqrt{SQD_X \cdot SQD_Y}}$$

$$SPD_{XY} = \sum_{i=1}^{n} X_i Y_i - \frac{\left(\sum_{i=1}^{n} X_i\right) \left(\sum_{i=1}^{n} Y_i\right)}{n}$$

$$SQD_X = \sum_{i=1}^{n} X_i^2 - \frac{\left(\sum_{i=1}^{n} X_i\right)^2}{n}$$

### Resolvendo:

#### Resolvendo o exemplo:

**»** 

$$SPD_{XY} = \sum_{i=1}^{n} X_{i}Y_{i} - \frac{\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}\right)\left(\sum_{i=1}^{n} Y_{i}\right)}{n} = 170 - \frac{32 \times 56}{8} = \boxed{-54}$$

$$\Rightarrow SQD_{X} = \sum_{i=1}^{n} X_{i}^{2} - \frac{\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}\right)^{2}}{n} = 214 - \frac{32^{2}}{8} = \boxed{86}$$

$$\Rightarrow SQD_{Y} = \sum_{i=1}^{n} Y_{i}^{2} - \frac{\left(\sum_{i=1}^{n} Y_{i}\right)^{2}}{n} = 442 - \frac{56^{2}}{8} = \boxed{50}$$

$$\Rightarrow r_{XY} = \frac{SPD_{XY}}{\sqrt{SQD_{X}.SQD_{Y}}} = \frac{-54}{\sqrt{86 \times 50}} = \boxed{-0.8235}$$

# Pausa para mais teoria:

#### **IMPORTANTE:**

- **1** −1 ≤  $r_{XY}$  ≤ +1;
- 2 Qdo  $r_{XY}$  é negativo: X e Y são inversamente proporcionais;
- 3 Qdo  $r_{XY}$  é positivo: X e Y são diretamente proporcionais;
- **4** Qdo  $r_{XY}$  é zero ou "próximo": X e Y não são correlacionados LINEARMENTE;
- **3** Qdo  $r_{XY}$  é -1 ou "próximo": X e Y são correlacionados LINEARMENTE;
- Qdo  $r_{XY}$  é +1 ou "próximo": X e Y são correlacionados LINEARMENTE;

## Interpretando:

#### Voltando ao Exemplo:

- Como  $r_{XY}$  é negativo: X e Y são inversamente proporcionais;
- Significado: Qto maior o número de faltas menores serão as notas;
- 3 A associação inversa é na ordem de 82,35%
- Observação: Este valor NÃO está dizendo que X explica Y em 82,35%.

# Regressão - Significado:

#### Pág. 135:

- RLS: Regressão Linear Simples
- 2 Regressão: Voltar para entender
- Linear: As derivadas parciais do modelo em função dos parâmetros não dependem dos parâmetros
- 4 Simples: Apenas uma variável X envolvida na modelagem

# Significado:

#### Pág. 136:

- 2 Parâmetros:  $\beta_0$  e  $\beta_1$
- **3** Erros:  $\epsilon_i$
- As variáveis devem ser amostradas de forma bivariada
- A amostragem deve ser ALEATÓRIA
- 6 Há pressupostos teóricos que devem ser atendidos
- Através do MMQ é possível estimar os parâmetros de  $\hat{Y}_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X_i$



## Fórmulas:

#### Pág. 137:

$$\hat{\beta}_0 = \bar{Y} - \hat{\beta}_1 \bar{X}$$

$$\hat{\beta}_{1} = \frac{\sum_{i=1}^{n} X_{i} Y_{i} - \frac{\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}\right) \left(\sum_{i=1}^{n} Y_{i}\right)}{n}}{\sum_{i=1}^{n} X_{i}^{2} - \frac{\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}\right)^{2}}{n}} = \frac{SPD_{XY}}{SQD_{X}}$$

# Voltando ao Exemplo:

Uma amostra de 8 alunos, escolhidos aleatoriamente, apresenta os dados abaixo sobre as faltas e as notas obtidas durante um certo período. Desejamos saber se as Notas sofrem influência das Faltas; e se Sim, de que forma?

Aluno (i)	1	2	3	4	5	6	7	8
Faltas $(X_i)$	8	2	5	0	1	4	10	2
Notas $(Y_i)$	7	10	6	10	8	5	2	8

### Coeficiente:

#### Fórmulas:

$$r_{XY} = \frac{C\hat{O}V\left(X,Y\right)}{\sqrt{\hat{V}\left(X\right)\cdot\hat{V}\left(Y\right)}} = \frac{\frac{SPD_{XY}}{n-1}}{\sqrt{\frac{SQD_{X}}{n-1}\cdot\frac{SQD_{Y}}{n-1}}} = \frac{SPD_{XY}}{\sqrt{SQD_{X}.SQD_{Y}}}$$

$$SPD_{XY} = \sum_{i=1}^{n} X_i Y_i - \frac{\left(\sum_{i=1}^{n} X_i\right) \left(\sum_{i=1}^{n} Y_i\right)}{n}$$

$$SQD_X = \sum_{i=1}^{n} X_i^2 - \frac{\left(\sum_{i=1}^{n} X_i\right)^2}{n}$$

### Resolvendo:

#### Resolvendo o exemplo:

>>

$$SPD_{XY} = \sum_{i=1}^{n} X_{i} Y_{i} - \frac{\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}\right) \left(\sum_{i=1}^{n} Y_{i}\right)}{n} = 170 - \frac{32 \times 56}{8} = \boxed{-54}$$

$$\Rightarrow SQD_{X} = \sum_{i=1}^{n} X_{i}^{2} - \frac{\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}\right)^{2}}{n} = 214 - \frac{32^{2}}{8} = \boxed{86}$$

$$\Rightarrow SQD_{Y} = \sum_{i=1}^{n} Y_{i}^{2} - \frac{\left(\sum_{i=1}^{n} Y_{i}\right)^{2}}{n} = 442 - \frac{56^{2}}{8} = \boxed{50}$$

$$\Rightarrow r_{XY} = \frac{SPD_{XY}}{\sqrt{SQD_{X}.SQD_{Y}}} = \frac{-54}{\sqrt{86 \times 50}} = \boxed{-0.8235}$$

## Interpretando:

#### Voltando ao Exemplo:

- Como  $r_{XY}$  é negativo: X e Y são inversamente proporcionais;
- 2 Significado: Qto maior o número de faltas menores serão as notas:
- 3 A associação inversa é na ordem de 82,35%
- Observação: Este valor NÃO está dizendo que X explica Y em 82,35%.

## Estimando a RLS:

#### Resolvendo o exemplo:

>>

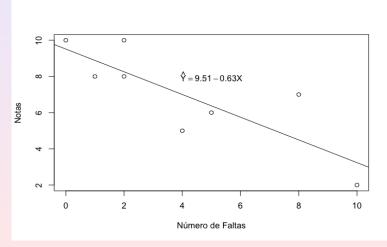
$$SPD_{XY} = \sum_{i=1}^{n} X_{i} Y_{i} - \frac{\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}\right) \left(\sum_{i=1}^{n} Y_{i}\right)}{n} = 170 - \frac{32 \times 56}{8} = \boxed{-54}$$

$$\Rightarrow SQD_{X} = \sum_{i=1}^{n} X_{i}^{2} - \frac{\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}\right)^{2}}{n} = 214 - \frac{32^{2}}{8} = \boxed{86}$$

$$\Rightarrow \hat{\beta}_{1} = \frac{SPD_{XY}}{SQD_{X}} = \frac{-54}{86} = \boxed{-0,63}$$

$$\Rightarrow \hat{\beta}_{0} = \bar{Y} - \hat{\beta}_{1}\bar{X} = 7 - (-0,63) \times 4 = \boxed{9,52}$$

# Perspectivas



### Resultados:

- r<sub>XY</sub> = -0,8235, ou seja, há uma relação linear inversa entre FALTAS e NOTAS, e a intensidade dessa relação é na ordem de 82,35%;
- ②  $\hat{Y} = 9,52-0,63X$ , ou seja, essa é a equação do comportamento médio entre as variáveis FALTAS e NOTAS.

## Interpretação:

- Com base em  $\hat{\beta}_0 = 9,52$  podemos dizer que, se os alunos não faltarem, a nota MÉDIA será 9,52;
- Este valor é chamado também de INTERCEPTO, ou coeficiente linear, ou seja, o ponto em Y em que a reta intercepta o eixo;
- A cada falta que os alunos tiverem, EM MÉDIA, a nota decairá 0,63 pontos;
- Este valor é chamado também de COEFICIENTE DE REGRESSÃO, ou coeficiente angular, e indica quão inclinada é a reta;
- Como temos uma equação podemos PREDIZER algum valor, por exemplo,  $\hat{Y} = 9,52-0,62X = 9,52-0,63 \times 3 = 7,63$ ;
- Esta operação é chamada também de INTERPOLAÇÃO;



## Interpretação:

- Quando uma interpolação é feita para um valor observado, podemos calcular o ERRO, dado por  $\hat{\epsilon}_i = Y_i \hat{Y}_i$ ;
- ② Por exemplo,  $\hat{Y} = 9,52 0,63X = 9,52 0,63 \times 5 = 6,37$ ;
- **3** Assim,  $\hat{\epsilon}_i = 6 6,37 = \boxed{-0,37}$ , ou seja, houve uma SUPERESTIMAÇÃO;
- CUIDADO!!!  $\hat{Y} = 9,52-0,63X = 9,52-0,63 \times 12 = 1,96$  pode ser uma operação comum, contudo, trata-se de uma EXTRAPOLAÇÃO e não é permitida, nem garantida, pela Estatística.

## Coeficiente:

#### Pág. 162:

$$R^2 = r_{XY}^2$$

ou

$$R^2 = \frac{\hat{\beta}_1 SPD_{XY}}{SQD_Y}$$

## Interpretação:

- **1** Neste exemplo,  $R^2 = (-0, 8235)^2 = 0,6782$ ;
- Este coeficiente indica que cerca de 68% da VARIAÇÃO de Y (Notas) é explicada pela VARIAÇÃO de X (Faltas);
- Todas as outras variáveis juntas explicam os 32% restantes.
  Obs.: É possível encontrar variáveis mais expressivas que essa (FALTAS), assim, todo o processo deve ser repetido. Além disso, estatisticamente, sempre devemos testar a SIGNIFICÂNCIA dos valores obtidos, mas não o faremos nessa disciplina.

# Um Novo Exemplo:

Uma amostra de 9 alunos, escolhidos aleatoriamente, apresenta os dados abaixo sobre os dias de estudo antes das provas e as notas obtidas naquela prova específica. Desejamos saber se as Notas sofrem influência do número de Dias de Estudo; e se Sim, de que forma?

Aluno (i)	1	2	3	4	5	6	7	8	9
Dias $(X_i)$	0	2	3	5	6	7	9	10	12
Notas $(Y_i)$	2	4	4	5	7	8	8	9	10

**Resultados**: 
$$r_{XY} = \boxed{0,9787}$$
,  $\hat{\beta}_1 = \boxed{0,67}$ ,  $\hat{\beta}_0 = \boxed{2,32}$  e  $R^2 = \boxed{0,9579}$