

# Ajuste de curvas pelo método dos mínimos quadrados

Algoritmos Numéricos  
Ajuste de curvas pelo método dos mínimos quadrados  
Profa. Cláudia Galarda Varassin

**Março de 2021**

# Sumário

- 1 Motivação
- 2 Critério para obtenção da curva
- 3 O método dos mínimos quadrados (só a ideia)

## Ajuste de uma curva a um conjunto de pontos

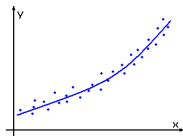
Ajustar uma curva a um conjunto de pontos consiste em obter **uma função** (expressão analítica) que permita **descrever** a relação entre variáveis em análise.

Surge quando se tem um conjunto de pontos onde há alguma incerteza envolvida nos dados. Quer-se **expressar (descobrir)** a relação entre as variáveis.

Ilustrando: dado um conjunto com  $n$  pontos quaisquer:

$x_k$	$x_1$	$x_2$	$x_3$	$\cdots$	$x_n$
$y_k$	$y_1$	$y_2$	$y_3$	$\cdots$	$y_n$

a curva ajustada:



Neste curso será tratado apenas o caso de ajuste com problemas envolvendo duas variáveis ( $x$  e  $y$ , por exemplo).

Uma das variáveis é a variável **dependente** (a variável resposta, a imagem).

A outra é a variável **independente**.

Neste curso será tratado apenas o caso de ajuste com problemas envolvendo duas variáveis ( $x$  e  $y$ , por exemplo).

Uma das variáveis é a variável **dependente** (a variável resposta, a imagem).  
A outra é a variável **independente**.

- Como a relação entre as variáveis é conhecida somente para um conjunto de pontos  $((x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n))$ , a função do ajuste serve para **se estimar/prever** o valor da variável dependente ( $y$ ) para os valores de  $x$  onde a imagem ( $y$ ) não é conhecida.  
obs: chama-se de **extrapolação** quando se estima o valor da variável dependente (resposta) para algum ponto fora do intervalo tabelado de  $x$ .

Neste curso será tratado apenas o caso de ajuste com problemas envolvendo duas variáveis ( $x$  e  $y$ , por exemplo).

Uma das variáveis é a variável **dependente** (a variável resposta, a imagem).  
A outra é a variável **independente**.

- Como a relação entre as variáveis é conhecida somente para um conjunto de pontos  $((x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n))$ , a função do ajuste serve para **se estimar/prever** o valor da variável dependente ( $y$ ) para os valores de  $x$  onde a imagem ( $y$ ) não é conhecida.  
obs: chama-se de **extrapolação** quando se estima o valor da variável dependente (resposta) para algum ponto fora do intervalo tabelado de  $x$ .
- A função do ajuste serve também se ter para uma **representação gráfica** da relação entre variáveis (de forma a ficar visível a dependência entre as variáveis).

## Um exemplo

### Exemplo extraído e adaptado do exercício 20.24 de Chapra e Canale)

O escoamento de água (em  $m^3/s$ ) em um rio está relacionado com a precipitação anual de chuva (em cm). As seguintes informações foram coletadas, em vários anos, para um dado rio:

precip., (x)	88.9	108.5	104.1	139.7	127.0	94.0	116.8	99.1
escoam., (y)	14.6	16.7	15.3	23.2	19.5	16.1	18.1	16.6

## Um exemplo

### Exemplo extraído e adaptado do exercício 20.24 de Chapra e Canale)

O escoamento de água (em  $m^3/s$ ) em um rio está relacionado com a precipitação anual de chuva (em cm). As seguintes informações foram coletadas, em vários anos, para um dado rio:

precip., (x)	88.9	108.5	104.1	139.7	127.0	94.0	116.8	99.1
escoam., (y)	14.6	16.7	15.3	23.2	19.5	16.1	18.1	16.6

Com estes dados, poderia se estar interessado em saber o escoamento quando, em um dado ano, a precipitação fosse de 120 cm, por exemplo.

Poderia se buscar ajustar uma reta  $f(x) = \beta_1 + \beta_2 x$



## A escolha do modelo (tipo de curva)

Para se fazer o ajuste, é necessário escolher a **forma funcional**, isto é, o **modelo** (tipo da função) a ser empregado.

Exemplos:

(1) Modelo quadrático:  $f(x) = a + bx + cx^2$

(2) Modelo exponencial:  $f(x) = \beta_0 e^{\beta_1 x}$

(3) Modelo com funções trigonométricas:  $f(x) = \dots$

## A escolha do modelo (tipo de curva)

Para se fazer o ajuste, é necessário escolher a **forma funcional**, isto é, o **modelo** (tipo da função) a ser empregado.

Exemplos:

(1) Modelo quadrático:  $f(x) = a + bx + cx^2$

(2) Modelo exponencial:  $f(x) = \beta_0 e^{\beta_1 x}$

(3) Modelo com funções trigonométricas:  $f(x) = \dots$

Neste curso será tratado apenas o caso onde as funções são escritas como uma combinação linear de funções mais simples, ou seja, funções do tipo:

$$f(x) = \beta_1 g_1(x) + \beta_2 g_2(x) + \dots + \beta_i g_i(x) + \dots + \beta_m g_m(x)$$

As  $g_i(x)$  são conhecidas como funções de base.

Para obter a função de ajuste é preciso, primeiramente, escolher as funções de base para, em seguida, determinar os coeficientes ( $\beta_i$ ) do ajuste.

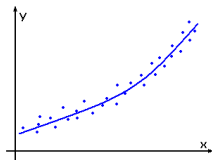
Obs: notar que a  $f(x)$  acima é um modelo matemático linear nos coeficientes pois os coeficientes  $\beta_i$  aparecem linearmente arranjados

## A escolha das funções de base

Como escolher as  $g_i(x)$ ?

A escolha das funções  $g_1(x), g_2(x), \dots, g_m(x)$  pode se basear:

- No **modelo matemático** já conhecido para descrever aquele fenômeno (quando se trata de um fenômeno já estudado).  
Exemplos: corrente elétrica (i)  $\times$  tensão (V)  
crescimento de bactéria  $\times$  temperatura
- No **diagrama de dispersão** dos pontos. (quando não há nenhum um conhecimento *a priori* sobre o fenômeno)

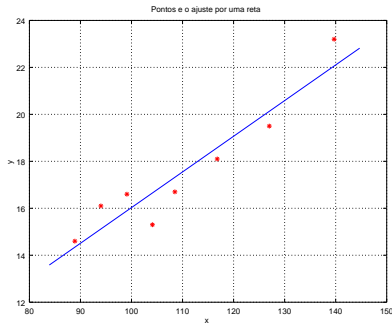


Voltando ao exemplo escoamento de água (em  $m^3/s$ ) e a precipitação anual de chuva (em cm).

(x) precip.	88.9	108.5	104.1	139.7	127.0	94.0	116.8	99.1
(y) escoam.	14.6	16.7	15.3	23.2	19.5	16.1	18.1	16.6

Voltando ao exemplo escoamento de água (em  $m^3/s$ ) e a precipitação anual de chuva (em cm).

(x) precip.	88.9	108.5	104.1	139.7	127.0	94.0	116.8	99.1
(y) escoam.	14.6	16.7	15.3	23.2	19.5	16.1	18.1	16.6



Dados os pontos  $P : ((x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n))$  e escolhido o tipo da função

Como obter o curva de ajuste?

É preciso encontrar a melhor função que se ajusta aos pontos.

O que é a melhor função?

Critério?

Critério?

O resíduo em um ponto  $x_k$  é definido por:

$$r_k = f(x_k) - y_k$$

É a diferença entre o modelo (valor fornecido pela função ajustada) e a observação.

$$r_k = (\beta_1 g_1(x_k) + \beta_2 g_2(x_k) + \cdots + \beta_m g_m(x_k)) - y_k$$

Critério?

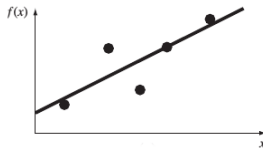
O resíduo em um ponto  $x_k$  é definido por:

$$r_k = f(x_k) - y_k$$

É a diferença entre o modelo (valor fornecido pela função ajustada) e a observação.

$$r_k = (\beta_1 g_1(x_k) + \beta_2 g_2(x_k) + \cdots + \beta_m g_m(x_k)) - y_k$$

Que critério adotar? Tornar “pequeno” todos os resíduos?





Ideia 1: tornar mínima a soma dos resíduos.

$$\text{Min}(\sum_{k=1}^n r_k) = \text{Min}(\sum_{k=1}^n (f(x_k) - y_k))$$

Problema: pode haver cancelamento mútuo.

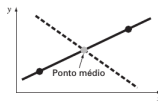
Ideia 1: tornar mínima a soma dos resíduos.

$$\text{Min}(\sum_{k=1}^n r_k) = \text{Min}(\sum_{k=1}^n (f(x_k) - y_k))$$

Problema: pode haver cancelamento mútuo.

Ilustrando: ao ajustar uma reta a dois pontos, haverá várias soluções com *soma* = 0, no entanto, só uma é a solução de interesse (obs: qualquer reta que passa pelo ponto médio resulta em *soma* = 0).

Figura: As duas retas têm a mesma soma mínima (*soma* = 0)



Ideia 2: tornar mínima a soma dos resíduos, em valor absoluto (em módulo).

$$\text{Min}(\sum_{k=1}^n |r_k|)$$

Problema: a obtenção do mínimo não é simples matematicamente

Ideia 2: tornar mínima a soma dos resíduos, em valor absoluto (em módulo).

$$\text{Min}(\sum_{k=1}^n |r_k|)$$

Problema: a obtenção do mínimo não é simples matematicamente

Ideia 3: **tornar mínima a soma dos quadrados dos resíduos.**

$$\text{Min}(\sum_{k=1}^n r_k^2)$$

Tornar mínima a  $S_q = \sum_{k=1}^n r_k^2$  isto é  $\Rightarrow \text{Min}(\sum_{k=1}^n r_k^2)$

onde  $r_k = (\beta_1 g_1(x_k) + \beta_2 g_2(x_k) + \cdots + \beta_m g_m(x_k)) - y_k$

$$S_q =$$

$$((\beta_1 g_1(x_1) + \beta_2 g_2(x_1) + \cdots + \beta_m g_m(x_1)) - y_1)^2$$

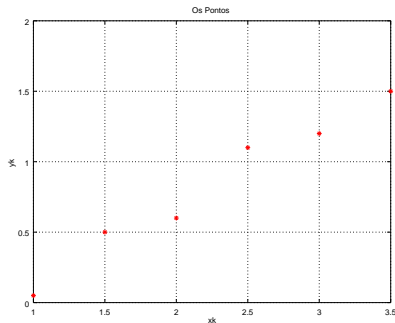
$$+$$

$$((\beta_1 g_1(x_2) + \beta_2 g_2(x_2) + \cdots + \beta_m g_m(x_2)) - y_2)^2$$

$$+$$
$$\vdots$$
$$+$$

$$((\beta_1 g_1(x_n) + \beta_2 g_2(x_n) + \cdots + \beta_m g_m(x_n)) - y_n)^2$$

Suponha dados os seguintes pontos e se queira ajustar uma função do tipo  
 $f(x) = \beta_1 \ln(x)$



Ilustrando: suponha que  $f(x) = \beta_1 \ln(x)$  (caso onde  $g_1 = \ln(x)$ .)

Tornar mínima  $S_q$  isto é  $\Rightarrow \text{Min}(\sum_{k=1}^n r_k^2)$

$$S_q =$$

$$(\beta_1 g_1(x_1) - y_1)^2$$

+

$$(\beta_1 g_1(x_2) - y_2)^2$$

+

$\vdots$

+

$$(\beta_1 g_1(x_n) - y_n)^2$$

$$\text{Min}(\sum_{k=1}^n r_k^2) \text{ onde } Sq = (\sum_{k=1}^n r_k^2)$$

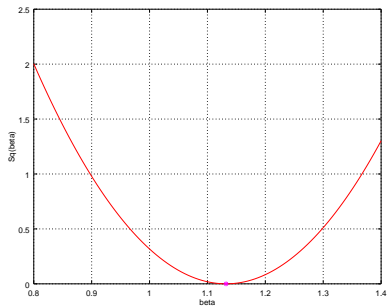
$$S_q(\beta_1) = (\beta_1 g_1(x_1) - y_1)^2 + (\beta_1 g_1(x_2) - y_2)^2 + \cdots + (\beta_1 g_1(x_n) - y_n)^2$$

Substituindo a função  $g_1(x)$  por  $\ln(x)$

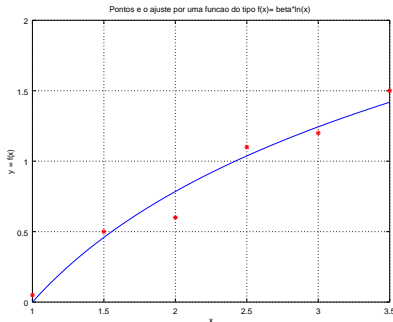
$$S_q(\beta_1) = (\beta_1 \ln(x_1) - y_1)^2 + (\beta_1 \ln(x_2) - y_2)^2 + \cdots + (\beta_1 \ln(x_n) - y_n)^2$$



Tornar mínima  $S_q(\beta_1)$



Fazendo a minimização ( $\frac{dS_q}{d\beta_1} = 0$ ) o mínimo de  $S_q$  ocorre para  $\beta_1 = 1.13$   
A função ajustada é:  $f(x) = 1.13\ln(x)$



## RESUMINDO:

Dados um conjunto de  $n$  pontos, no plano, é possível obter uma função que **descreva a relação entre a variável  $x$  e  $y$**  pelo método dos mínimos quadrados.

O processo consiste em:

- Definir o tipo do modelo para o ajuste.

O método permite ajustar apenas funções do tipo:

$$f(x) = \beta_1 g_1(x) + \beta_2 g_2(x) + \cdots + \beta_i g_i(x) + \cdots + \beta_m g_m(x)$$

- O Critério é: minimizar  $(\sum_{k=1}^n r_k^2)$

$$\text{onde } r_k = (\beta_1 g_1(x_k) + \beta_2 g_2(x_k) + \cdots + \beta_m g_m(x_k)) - y_k$$

- Resolver o problema do ajuste é resolver o problema de otimização

$$\text{Min}(\sum_{k=1}^n r_k^2)$$

## Bibliografia Básica

[1] Algoritmos Numéricos, Frederico F. Campos, Filho - 2ª Ed., Rio de Janeiro, LTC, 2007.

[2] Métodos Numéricos para Engenharia, Steven C. Chapa e Raymond P. Canale, Ed. McGraw-Hill, 5ª Ed., 2008.

[3] Cálculo Numérico - Aspectos Teóricos e Computacionais, Márcia A. G. Ruggiero e Vera Lúcia da Rocha Lopes, Ed. Pearson Education, 2ª Ed., 1996.