

# Ajuste de curvas por combinación lineal de funciones

# Ajuste de curvas por combinación lineal de funciones

Así como hemos ajustado datos a través de una función particular (polinomios, exponenciales, etc.) también podemos ajustar mediante funciones definidas como combinación lineal de otras. Es decir, dados  $N$  puntos  $(x_i, y_i)$ , ajustamos mediante:

$$y = a_1 f_1(x) + a_2 f_2(x) + a_3 f_3(x)$$

Entonces, el funcional a minimizar será:

$$\varphi(a_1, a_2, a_3) = \sum_{i=1}^N (y_i - a_1 f_1(x_i) - a_2 f_2(x_i) - a_3 f_3(x_i))^2$$

# Sistema lineal a resolver

Derivando

$$\frac{\partial \varphi}{\partial a_1} = -2 \sum_{i=1}^N (y_i - a_1 f_1(x_i) - a_2 f_2(x_i) - a_3 f_3(x_i)) f_1(x_i) = 0$$

$$\frac{\partial \varphi}{\partial a_2} = -2 \sum_{i=1}^N (y_i - a_1 f_1(x_i) - a_2 f_2(x_i) - a_3 f_3(x_i)) f_2(x_i) = 0$$

$$\frac{\partial \varphi}{\partial a_3} = -2 \sum_{i=1}^N (y_i - a_1 f_1(x_i) - a_2 f_2(x_i) - a_3 f_3(x_i)) f_3(x_i) = 0$$

# Sistema lineal a resolver

Derivando

$$\frac{\partial \varphi}{\partial a_1} = -2 \sum_{i=1}^N (y_i - a_1 f_1(x_i) - a_2 f_2(x_i) - a_3 f_3(x_i)) f_1(x_i) = 0$$

$$\frac{\partial \varphi}{\partial a_2} = -2 \sum_{i=1}^N (y_i - a_1 f_1(x_i) - a_2 f_2(x_i) - a_3 f_3(x_i)) f_2(x_i) = 0$$

$$\frac{\partial \varphi}{\partial a_3} = -2 \sum_{i=1}^N (y_i - a_1 f_1(x_i) - a_2 f_2(x_i) - a_3 f_3(x_i)) f_3(x_i) = 0$$

Finalmente el sistema queda:

$$\begin{array}{llll} a_1 \sum_{i=1}^N f_1^2(x_i) & + a_2 \sum_{i=1}^N f_1(x_i) f_2(x_i) & + a_3 \sum_{i=1}^N f_1(x_i) f_3(x_i) & = \sum_{i=1}^N y_i f_1(x_i) \\ a_1 \sum_{i=1}^N f_2(x_i) f_1(x_i) & + a_2 \sum_{i=1}^N f_2^2(x_i) & + a_3 \sum_{i=1}^N f_2(x_i) f_3(x_i) & = \sum_{i=1}^N y_i f_2(x_i) \\ a_1 \sum_{i=1}^N f_3(x_i) f_1(x_i) & + a_2 \sum_{i=1}^N f_3(x_i) f_2(x_i) & + a_3 \sum_{i=1}^N f_3^2(x_i) & = \sum_{i=1}^N y_i f_3(x_i) \end{array}$$

# Sistema lineal a resolver

$$\begin{array}{llll} a_1 \sum_{i=1}^N f_1^2(x_i) & + a_2 \sum_{i=1}^N f_1(x_i) f_2(x_i) & + a_3 \sum_{i=1}^N f_1(x_i) f_3(x_i) & = \sum_{i=1}^N y_i f_1(x_i) \\ a_1 \sum_{i=1}^N f_2(x_i) f_1(x_i) & + a_2 \sum_{i=1}^N f_2^2(x_i) & + a_3 \sum_{i=1}^N f_2(x_i) f_3(x_i) & = \sum_{i=1}^N y_i f_2(x_i) \\ a_1 \sum_{i=1}^N f_3(x_i) f_1(x_i) & + a_2 \sum_{i=1}^N f_3(x_i) f_2(x_i) & + a_3 \sum_{i=1}^N f_3^2(x_i) & = \sum_{i=1}^N y_i f_3(x_i) \end{array}$$

Si definimos

$$M = \begin{bmatrix} f_1(x_1) & f_2(x_1) & f_3(x_1) \\ f_1(x_2) & f_2(x_2) & f_3(x_2) \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ f_1(x_N) & f_2(x_N) & f_3(x_N) \end{bmatrix}$$

# Sistema lineal a resolver

$$\begin{array}{llll} a_1 \sum_{i=1}^N f_1^2(x_i) & + a_2 \sum_{i=1}^N f_1(x_i)f_2(x_i) & + a_3 \sum_{i=1}^N f_1(x_i)f_3(x_i) & = \sum_{i=1}^N y_i f_1(x_i) \\ a_1 \sum_{i=1}^N f_2(x_i)f_1(x_i) & + a_2 \sum_{i=1}^N f_2^2(x_i) & + a_3 \sum_{i=1}^N f_2(x_i)f_3(x_i) & = \sum_{i=1}^N y_i f_2(x_i) \\ a_1 \sum_{i=1}^N f_3(x_i)f_1(x_i) & + a_2 \sum_{i=1}^N f_3(x_i)f_2(x_i) & + a_3 \sum_{i=1}^N f_3^2(x_i) & = \sum_{i=1}^N y_i f_3(x_i) \end{array}$$

Si definimos

$$M = \begin{bmatrix} f_1(x_1) & f_2(x_1) & f_3(x_1) \\ f_1(x_2) & f_2(x_2) & f_3(x_2) \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ f_1(x_N) & f_2(x_N) & f_3(x_N) \end{bmatrix}$$
$$M^T M = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^N f_1^2(x_i) & \sum_{i=1}^N f_1(x_i)f_2(x_i) & \sum_{i=1}^N f_1(x_i)f_3(x_i) \\ \sum_{i=1}^N f_2(x_i)f_1(x_i) & \sum_{i=1}^N f_2^2(x_i) & \sum_{i=1}^N f_2(x_i)f_3(x_i) \\ \sum_{i=1}^N f_3(x_i)f_1(x_i) & \sum_{i=1}^N f_3(x_i)f_2(x_i) & \sum_{i=1}^N f_3^2(x_i) \end{bmatrix}$$

# Sistema lineal a resolver

$$\begin{array}{llll} a_1 \sum_{i=1}^N f_1^2(x_i) & + a_2 \sum_{i=1}^N f_1(x_i) f_2(x_i) & + a_3 \sum_{i=1}^N f_1(x_i) f_3(x_i) & = \sum_{i=1}^N y_i f_1(x_i) \\ a_1 \sum_{i=1}^N f_2(x_i) f_1(x_i) & + a_2 \sum_{i=1}^N f_2^2(x_i) & + a_3 \sum_{i=1}^N f_2(x_i) f_3(x_i) & = \sum_{i=1}^N y_i f_2(x_i) \\ a_1 \sum_{i=1}^N f_3(x_i) f_1(x_i) & + a_2 \sum_{i=1}^N f_3(x_i) f_2(x_i) & + a_3 \sum_{i=1}^N f_3^2(x_i) & = \sum_{i=1}^N y_i f_3(x_i) \end{array}$$

Si definimos

$$M = \begin{bmatrix} f_1(x_1) & f_2(x_1) & f_3(x_1) \\ f_1(x_2) & f_2(x_2) & f_3(x_2) \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ f_1(x_N) & f_2(x_N) & f_3(x_N) \end{bmatrix}$$

$$M^T y = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^N y_i f_1(x_i) \\ \sum_{i=1}^N y_i f_2(x_i) \\ \sum_{i=1}^N y_i f_3(x_i) \end{bmatrix}$$

# Sistema lineal a resolver

$$\begin{array}{llll} a_1 \sum_{i=1}^N f_1^2(x_i) & + a_2 \sum_{i=1}^N f_1(x_i)f_2(x_i) & + a_3 \sum_{i=1}^N f_1(x_i)f_3(x_i) & = \sum_{i=1}^N y_i f_1(x_i) \\ a_1 \sum_{i=1}^N f_2(x_i)f_1(x_i) & + a_2 \sum_{i=1}^N f_2^2(x_i) & + a_3 \sum_{i=1}^N f_2(x_i)f_3(x_i) & = \sum_{i=1}^N y_i f_2(x_i) \\ a_1 \sum_{i=1}^N f_3(x_i)f_1(x_i) & + a_2 \sum_{i=1}^N f_3(x_i)f_2(x_i) & + a_3 \sum_{i=1}^N f_3^2(x_i) & = \sum_{i=1}^N y_i f_3(x_i) \end{array}$$

Finalmente el sistema queda, matricialmente:

$$M^T M a = M^T y$$



## Ejemplo en Octave

Se desea aproximar los datos  $x = [0 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6]$ ,  
 $y = [1,0 \ 2,0 \ 3,3 \ 4,5 \ 6,0 \ 9,1 \ 14,5]$   
con una función de la forma  $y = a_1 + a_2x + a_3e^x$ .

# Ejemplo en Octave

Se desea aproximar los datos  $x = [0 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6]$ ,

$y = [1,0 \ 2,0 \ 3,3 \ 4,5 \ 6,0 \ 9,1 \ 14,5]$

con una función de la forma  $y = a_1 + a_2x + a_3e^x$ .

El sistema resulta:

$$a_1 \sum_{i=1}^N 1^2 + a_2 \sum_{i=1}^N 1 \cdot x_i + a_3 \sum_{i=1}^N 1 \cdot e^{x_i} = \sum_{i=1}^N y_i \cdot 1$$

$$a_1 \sum_{i=1}^N x_i \cdot 1 + a_2 \sum_{i=1}^N x_i^2 + a_3 \sum_{i=1}^N x_i e^{x_i} = \sum_{i=1}^N y_i \cdot x_i$$

$$a_1 \sum_{i=1}^N e^{x_i} \cdot 1 + a_2 \sum_{i=1}^N e^{x_i} \cdot x_i + a_3 \sum_{i=1}^N (e^{x_i})^2 = \sum_{i=1}^N y_i \cdot e^{x_i}$$

# Ejemplo en Octave

Se desea aproximar los datos  $x = [0 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6]$ ,  
 $y = [1,0 \ 2,0 \ 3,3 \ 4,5 \ 6,0 \ 9,1 \ 14,5]$   
con una función de la forma  $y = a_1 + a_2x + a_3e^x$ .

Definimos datos (vectores verticales) y las funciones:

```
x=[0:6]';
```

```
y=[1.0 2.0 3.3 4.5 6.0 9.1 14.5]';
```

```
f1=@(x) ones(size(x));
```

```
f2=@(x) x;
```

```
f3=@(x) exp(x);
```

# Ejemplo en Octave

Se desea aproximar los datos  $x = [0 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6]$ ,  
 $y = [1,0 \ 2,0 \ 3,3 \ 4,5 \ 6,0 \ 9,1 \ 14,5]$   
con una función de la forma  $y = a_1 + a_2x + a_3e^x$ .

Definimos datos (vectores verticales) y las funciones:

```
x=[0:6]';
```

```
y=[1.0 2.0 3.3 4.5 6.0 9.1 14.5]';
```

```
f1=@(x) ones(size(x));
```

```
f2=@(x) x;
```

```
f3=@(x) exp(x);
```

definimos la matriz y el sistema a resolver:

```
M=[f1(x) f2(x) f3(x)];
```

```
A=M'*M;
```

```
b=M'*y;
```

```
a=gauss(A,b)
```

# Ejemplo en Octave

Se desea aproximar los datos  $x = [0 \ 1 \ 2 \ 3 \ 4 \ 5 \ 6]$ ,  
 $y = [1,0 \ 2,0 \ 3,3 \ 4,5 \ 6,0 \ 9,1 \ 14,5]$   
con una función de la forma  $y = a_1 + a_2x + a_3e^x$ .

Definimos datos (vectores verticales) y las funciones:

```
x=[0:6]';  
y=[1.0 2.0 3.3 4.5 6.0 9.1 14.5]';  
f1=@(x) ones(size(x));  
f2=@(x) x;  
f3=@(x) exp(x);
```

definimos la matriz y el sistema a resolver:

```
M=[f1(x) f2(x) f3(x)];  
A=M'*M;  
b=M'*y;  
a=gauss(A,b)
```

y construimos la función de ajuste

```
f=@(x) a(1)*f1(x)+a(2)*f2(x)+a(3)*f3(x);
```

# Ejemplo en Octave

