

## Práctica 7

### Soluciones

**Actividad 1.** Determina una solución por mínimos cuadrados de  $A\vec{x} = \vec{b}$  construyendo las ecuaciones normales, y calcula el error de la aproximación siendo

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad \vec{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 8 \\ 2 \end{bmatrix}.$$

El sistema de ecuaciones normales es  $A^t A \vec{x} = A^t \vec{b}$ . Podemos encontrar una solución del sistema utilizando, por ejemplo, el comando `\`:

```
-->A=[1 1 0; 1 1 0; 1 0 1; 1 0 1];  
-->b=[1; 3; 8; 2];  
-->x=(A'*A)\(A'*b)
```

Advertencia :

la matriz esta cerca de la singularidad o mal escalada. rcond = 0.0000D+00  
calculando la solución de mínimos cuadrados.

```
x =  
5.  
- 3.  
0.
```

Ahora calculamos el error de la aproximación:

```
-->norm(A*x-b)  
ans =  
4.472136
```

**Observación:** En este caso la solución por mínimos cuadrados no es única porque la matriz  $A^t A$  no tiene rango máximo. Por tanto, el sistema de ecuaciones normales tiene infinitas soluciones. Todas estas soluciones son *soluciones de ajuste por mínimos cuadrados*. Comprobémoslo:

```
-->rank(A'*A)
ans =
    2.
```

**Actividad 2.** Calcula la ecuación  $y = \beta_0 + \beta_1 x$  de la recta de regresión que se ajusta a los puntos  $(2, 3)$ ,  $(3, 2)$ ,  $(5, 1)$  y  $(6, 0)$ , y calcula la norma del vector residual.

Como, en una situación *ideal*, los puntos dados deben *pertenecer* a la recta de regresión, debemos considerar que el sistema de ecuaciones (con incógnitas  $\beta_0$  y  $\beta_1$ ) obtenidas reemplazando, en  $y = \beta_0 + \beta_1 x$ , la variable  $x$  por la coordenada  $x$  de cada punto, y la variable  $y$  por la coordenada  $y$  de cada uno de los puntos:

$$\beta_0 + 2\beta_1 = 3$$

$$\beta_0 + 3\beta_1 = 2$$

$$\beta_0 + 5\beta_1 = 1$$

$$\beta_0 + 6\beta_1 = 0$$

Su matriz de coeficientes y su vector de términos independientes es (utilizando Scilab):

```
-->A=[1 2; 1 3; 1 5; 1 6];
```

```
-->b=[3; 2; 1; 0];
```

Ahora *resolvemo'* el sistema  $A\vec{x} = \vec{b}$  utilizando el método de mínimos cuadrados (porque es inconsistente). Para hacer esto, resolvemos (como en la actividad anterior) el sistema de ecuaciones normales o podemos aplicar directamente el comando `\` al sistema  $A\vec{x} = \vec{b}$ . Usamos este último método ya que es mucho más fácil:

```
-->x=A\b
x =
    4.3
   -0.7
```

Entonces la recta de regresión será la recta de ecuación  $y = 4,3 - 0,7x$ . El error es:

```
-->norm(A*x-b)
ans =
    0.3162278
```

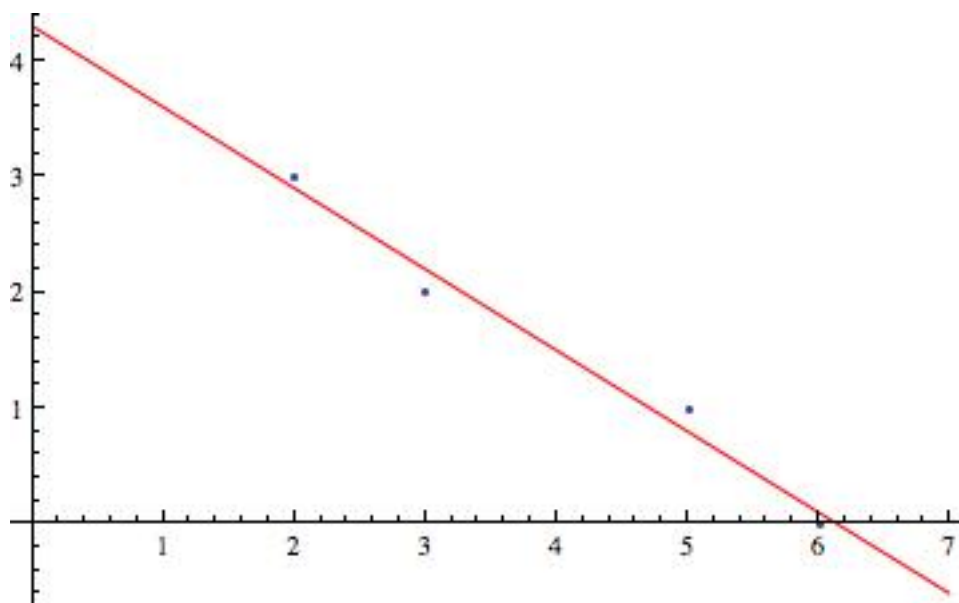
**Observación 1:** Si lo prefieres, en vez de usar el comando `\` también se puede usar el comando `lsq`.

**Observación 2:** En este caso, existe una *solución por mínimos cuadrados* que es única porque el sistema de ecuaciones normales  $A^t A \vec{x} = A^t \vec{b}$  tiene una única solución (la matriz  $A^t A$  tiene rango máximo):

```
-->A'*A
ans =
    4.    16.
   16.    74.

-->rank(ans)
ans =
    2.
```

Observad que esto sucede porque las coordenadas  $x$  de todos los puntos son diferentes.



**Actividad 3.** Para medir el rendimiento de un motor de un avión durante el despegue, se midió su posición cada segundo, desde  $t = 0$  hasta  $t = 12$ . Las posiciones obtenidas fueron 0; 8,8; 29,9; 62,0; 104,7; 159,1; 222,0; 294,5; 380,4; 471,1; 571,7; 686,8 y 809,2. Determina la curva cúbica de mínimos cuadrados  $y = \beta_0 + \beta_1 t + \beta_2 t^2 + \beta_3 t^3$  para ajustar estos datos. Utiliza el resultado para estimar la velocidad del avión cuando  $t = 4.5$  segundos.

Procedemos como en el ejercicio anterior, pero ahora ajustando a una curva cúbica en vez de a una recta. Esto es, debemos calcular la curva cúbica *más aproximada*  $y = \beta_0 + \beta_1 t + \beta_2 t^2 + \beta_3 t^3$  a los puntos  $(0, 0)$ ,  $(1, 8,8)$ ,  $(2, 29,9)$ ,  $(3, 62)$  y así sucesivamente. De esta manera obtenemos las ecuaciones  $0 = \beta_0$ ,  $\beta_0 + \beta_1 + \beta_2 + \beta_3 = 8,8$ ,  $\beta_0 + 2\beta_1 + 2^2\beta_2 + 2^3\beta_3 = 29,2$ ,  $\beta_0 + 3\beta_1 + 3^2\beta_2 + 3^3\beta_3 = 62$ , y así sucesivamente . . . Se puede obtener rápidamente la matriz de coeficientes y el vector de términos independientes utilizando Scilab:

```
-->t=[0; 1; 2; 3; 4; 5; 6; 7; 8; 9; 10; 11; 12];
```

```
-->A=[ones(13,1) t t^2 t^3]
```

```
A =
```

|    |     |      |       |
|----|-----|------|-------|
| 1. | 0.  | 0.   | 0.    |
| 1. | 1.  | 1.   | 1.    |
| 1. | 2.  | 4.   | 8.    |
| 1. | 3.  | 9.   | 27.   |
| 1. | 4.  | 16.  | 64.   |
| 1. | 5.  | 25.  | 125.  |
| 1. | 6.  | 36.  | 216.  |
| 1. | 7.  | 49.  | 343.  |
| 1. | 8.  | 64.  | 512.  |
| 1. | 9.  | 81.  | 729.  |
| 1. | 10. | 100. | 1000. |
| 1. | 11. | 121. | 1331. |
| 1. | 12. | 144. | 1728. |

```
-->b=[0;8.8;29.9;62;104.7;159.1;222;294.5;380.4;471.1;571.7;686.8;809.2];
```

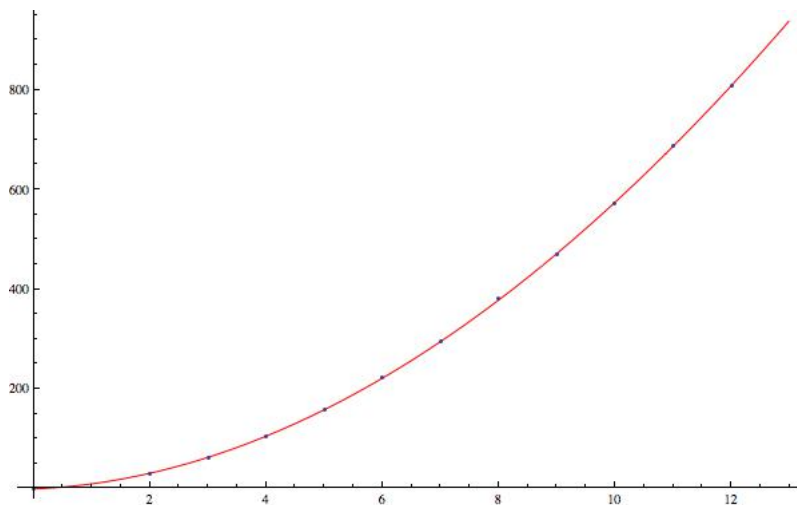
Ahora tenemos que *resolver* por ajuste de mínimos cuadrados el sistema  $A\vec{x} = \vec{b}$ :

```
-->x=A\b
```

```
x =
```

```
- 0.8557692
  4.702485
  5.5553696
- 0.0273601
```

Entonces, la curva cúbica que se ajusta es  $y = -0,8557692 + 4,702485t + 5,5553696t^2 + -0,0273601t^3$ .



Dado que la velocidad es la derivada del espacio con respecto al tiempo, podemos estimar la velocidad cuando  $t = 4,5$  calculando la derivada de la función  $y$  con respecto al tiempo y evaluando en  $t = 4,5$ . Su derivada es la función

$$y' = 4,702485 + 2 \cdot 5,5553696t - 3 \cdot 0,0273601t^2.$$

Por tanto  $y'(4,5) = 53,0386 \text{ m/s}$

**Actividad 4.** Cuando las ventas mensuales de un cierto producto están sujetas a fluctuaciones a lo largo de la temporada, una curva que aproxima los datos de ventas podría tener la forma  $y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 \sin(\pi x/6)$ , donde  $x$  es el tiempo (en meses). Determina la curva de mínimos cuadrados a lo largo de 6 meses, sabiendo que las fluctuaciones respectivas son: 0.80; 0.66; 0.64; 0.73; 0.78 y 0.67. Calcula la norma del vector residual.

La resolución de esta actividad es similar a las anteriores por lo que no entraremos en muchos detalles.

```
-->t=[1; 2; 3; 4; 5; 6];
-->A=[ones(6,1) t sin(%pi*t/6)]
A =
    1.    1.    0.5
    1.    2.    0.8660254
    1.    3.    1.
    1.    4.    0.8660254
    1.    5.    0.5
    1.    6.    1.225D-16

-->b=[0.8; 0.66; 0.64; 0.73; 0.78; 0.67];

-->x=A\b
x =
    0.8144262
   - 0.0144028
   - 0.0814828
```

Por tanto, la curva buscada es  $y = 0,8144262 - 0,0144028x - 0,0814828 \sin(\pi x/6)$ .

Finalmente, calculamos el error residual

```
-->norm(A*x-b)
ans =
    0.1362983
```

