

Aproximación por mínimos cuadrados

```
Clear["Global`*"]
```

■ Dada la tabla de de datos a aproximar

x_k	x_1	x_2	\dots	x_n
y_k	y_1	y_2	\dots	y_n

introducimos los datos de la forma

```
x = {x1, x2, ..., xn}; y = {y1, y2, ..., yn}; n = Length[x];
```

Confeccionamos también la lista de puntos por si queremos dibujarlos para compararlos con la función que los aproxima.

```
datos = Table[{x[[i]], y[[i]]}, {i, n}]
```

Aproximación lineal de los datos $y=c_0+c_1 z$

```
(* Formación de la matriz y el vector  
que nos proporcionan los parámetros  $c_0$  y  $c_1$  *)
```

```
Clear[A1];  
A1 = Table[x[[i]]j-1, {i, n}, {j, 2}];  
y = Table[y[[j]], {j, n}];  
matriz1 = Transpose[A1].A1;  
u1 = Transpose[A1].y;  
sol1 = LinearSolve[matriz, u1]
```

```
f1 = sol1.{1, z}  
(*formo la ecuación de la recta con un producto escalar*)
```

```
puntos1 =  
ListPlot[datos, PlotStyle -> {PointSize[0.02], RGBColor[0, 0, 1]}];
```

```
a = Min[x];
b = Max[x];
graf1 = Plot[f1, {z, a, b}, DisplayFunction -> Identity, PlotRange -> All];
```

```
s1 = Show[puntos1, graf1];
```

Ajuste cuadrático $y=c_0 + c_1 z + c_2 z^2$

```
(* Formación de la matriz y el vector
   que nos proporcionan los parámetros  $c_0$  ,  $c_1$  y  $c_2$  *)
Clear[A2];
A2 = Table[x[[i]]j-1, {i, n}, {j, 3}];
y = Table[y[[j]], {j, n}];
matriz2 = Transpose[A2].A2;
u2 = Transpose[A2].y;
sol2 = LinearSolve[matriz2, u2]
```

```
f2 = sol2.{1, z, z2}
(*formo la parábola con un producto escalar*)
```

```
puntos2 =
  ListPlot[datos, PlotStyle -> {PointSize[0.02], RGBColor[1, 0, 0]}];
```

```
a = Min[x];
b = Max[x];
graf2 = Plot[f2, {z, a, b}, DisplayFunction -> Identity, PlotRange -> All];
```

```
s2 = Show[puntos2, graf2];
```

Mostramos simultáneamente los datos y sus ajustes lineal y cuadrático

```
s = GraphicsArray[{s1, s2}];
```

```
Show[s];
```

Ajuste Exponencial

$$y = e^{c_0 + c_1 z}$$

Tomando logaritmos neperianos en ambos miembros obtenemos $\text{Log} y = c_0 + c_1 z$, con lo que el problema pasa a ser un ajuste lineal tomando como nuevas abscisas la mismas que las anteriores y como nuevas ordenadas los logaritmos neperianos de las ordenadas de partida.

Pasamos a construir dicho ajuste lineal con los datos descritos

```
Clear[A3];
A3 = Table[x[[i]]^j-1, {i, n}, {j, 2}];
y = Table[y[[j]], {j, n}];
matriz3 = Transpose[A3].A3;
u3 = Transpose[A3].Log[y];
sol3 = LinearSolve[matriz3, u3]
```

formo la exponencial $y = e^{c_0 + c_1 z}$

```
f3 = Exp[sol3.{1, z} ]
```

```
puntos3 =
  ListPlot[datos, PlotStyle -> {PointSize[0.02], RGBColor[0, 1, 0]}];
```

```
a = Min[x];
b = Max[x];
graf3 =
  Plot[f3, {z, a, b}, DisplayFunction -> Identity, PlotRange -> All];
```

```
s3 = Show[puntos3, graf3];
```

Mostramos ahora los tres ajustes efectuados a los datos introducidos

```
ns = GraphicsArray[{s1, s2, s3}];
```

```
Show[ns];
```

Ejercicios

1.- ¿Es la recta $y=2x+3$ la que mejor aproxima los datos (0,3), (2,7), (3,9) y (11,25) en el sentido de mínimos cuadrados?

2.- La ley de Hooke establece que la longitud y , que se estira un resorte es proporcional a la fuerza aplicada, x ; a saber, $y=ax+b$, siendo b la longitud del resorte, en reposo y a es una constante que depende del resorte. Se colocan cinco pesos diferentes en el extremo del resorte

peso en Kg, x	2	4	6	8	10
Longitud en cm, y	4.1	5.9	8	10.1	12.2

Determine la longitud inicial y la constante del resorte utilizando el método de mínimos cuadrados.

3.- Supongamos que, según la ley de Lambert-Beer, la absorbancia de un complejo se obtiene a partir de la concentración mediante técnicas espectrofotométricas. Se dispone de los datos:

c_i , (concentración)	1	2	3	5	10
A_i , (absorbancia)	0.1	0.36	0.57	1.09	2.05

- Calcule el ajuste lineal por mínimos cuadrados para tales datos.
- Halle el ajuste cuadrático de mínimos cuadrados.
- Compare ambos modelos para comparar los valores de $A(c)$ calculando, en cada caso, la estimación de $A(2)$ y $A(5)$.