

10. Sean  $\alpha$  y  $\beta$  los parámetros obtenidos por cuadrados mínimos para la aproximación por una recta  $y = \alpha x + \beta$  al conjunto de mediciones  $\{(x_i, y_i)\}_{i=1 \dots n}$ . Demostrar:

- El punto  $(\bar{x}, \bar{y})$  pertenece a la recta de cuadrados mínimos, donde  $\bar{x}$  representa el promedio de los valores  $\{x_i\}$ .
- Si  $\alpha = 0$ , entonces la mejor aproximación (en el sentido de cuadrados mínimos) por una función constante  $f(x) = \beta$  al conjunto de datos  $\{y_i\}_{i=1 \dots n}$  es su promedio  $\beta = \frac{y_1 + \dots + y_n}{n}$ .
- La suma total de los errores cometidos en la estimación es cero (siendo el error total  $\sum_i e_i$ , con  $e_i = \hat{y}_i - y_i$  el error de la  $i$ -ésima estimación, y  $\hat{y}_i = \alpha x_i + \beta$ ).
- Si se multiplican los valores de  $x_i$  por  $c$ , entonces  $\alpha$  se multiplica por  $1/c$ .
- Si se multiplican los valores de  $x_i$  por  $c$ , entonces  $\beta$  no se modifica.
- Si se multiplican los valores de  $y_i$  por  $d$ , entonces  $\alpha$  se multiplica por  $d$ .
- Si se multiplican los valores de  $y_i$  por  $d$ , entonces  $\beta$  se multiplica por  $d$ .

$$A = \begin{bmatrix} x_1 & 1 \\ \vdots & \vdots \\ x_n & 1 \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} \quad (\alpha, \beta) = \min_{x \in \mathbb{R}^2} \|Ax - b\|_2^2$$

Para obtener  $(\alpha, \beta)$  usamos las ecuaciones normales.

$$A^T A(\alpha, \beta) = A^T b$$

$$\Leftrightarrow \begin{bmatrix} x_1 & \dots & x_n \\ 1 & \dots & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 & 1 \\ \vdots & \vdots \\ x_n & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 & \dots & x_n \\ 1 & \dots & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

$$\Leftrightarrow \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n x_i^2 & \sum_{i=1}^n x_i \\ \sum_{i=1}^n x_i & n \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n x_i y_i \\ \sum_{i=1}^n y_i \end{bmatrix}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \sum_{i=1}^n x_i^2 \alpha + \sum_{i=1}^n x_i \beta = \sum_{i=1}^n x_i y_i \\ \sum_{i=1}^n x_i \alpha + n \beta = \sum_{i=1}^n y_i \end{cases}$$

a)

Para ver que  $(\bar{X}, \bar{Y}) = (\sum_{i=1}^n x_i/n, \sum_{i=1}^n y_i/n)$  es un punto de la recta  $Y = \alpha X + \beta$  basta ver que  $\bar{Y} = \alpha \bar{X} + \beta$  satisface las ecuaciones normales.

$$\alpha \bar{X} + \beta = \bar{Y} \Leftrightarrow \alpha \sum_{i=1}^n x_i/n + \beta = \sum_{i=1}^n y_i/n$$

$$\Leftrightarrow (\sum_{i=1}^n \alpha x_i/n + \beta) n = (\sum_{i=1}^n y_i/n) n$$

$$\Leftrightarrow \sum_{i=1}^n x_i \alpha + n\beta = \sum_{i=1}^n y_i$$

b)

$$\sum_{i=1}^n x_i \alpha + n\beta = \sum_{i=1}^n y_i$$

$$\alpha=0 \Rightarrow n\beta = \sum_{i=1}^n y_i$$

$$\Rightarrow \beta = \sum_{i=1}^n y_i/n$$

c)

$$\forall i \quad \sum_{i=1}^n e_i = 0$$

$$\sum_{i=1}^n e_i = \sum_{i=1}^n \hat{y}_i - y_i = \sum_{i=1}^n (\alpha x_i + \beta - y_i)$$

$$= \sum_{i=1}^n \alpha x_i + n\beta - \sum_{i=1}^n y_i$$

$$= 0 \Leftrightarrow \sum_{i=1}^n \alpha x_i + n\beta = \sum_{i=1}^n y_i$$

Vale por las ecuaciones normales.

d) e)

Reemplazamos en las ecuaciones normales.

$$\sum_{i=1}^n \alpha X_i + n\beta = \sum_{i=1}^n Y_i \quad \Leftrightarrow \quad \sum_{i=1}^n X_i c \frac{\alpha}{c} + n\beta = \sum_{i=1}^n Y_i \quad c \neq 0$$

f) g)

$$\sum_{i=1}^n \alpha X_i + n\beta = \sum_{i=1}^n Y_i \quad \Leftrightarrow \quad \sum_{i=1}^n X_i \alpha d + n\beta d = \sum_{i=1}^n Y_i d$$