

## I. REGRESIÓN LINEAL O POLINOMIAL DE UNA VARIABLE.

### A. Función de error (Mean Squared Error).

$$E(\theta|\mathcal{X}) = \frac{1}{N} \sum_{t=1}^N [r^t - g(x^t|\theta)]^2, \quad (1)$$

donde  $x^t \in \mathcal{X}$  son las muestras y  $r^t \in \mathcal{Y}$ , son las etiquetas correspondientes,  $N = |\mathcal{X}|$ , y la función  $g(x^t|\theta) = w_0 + w_1 x^t + w_2 (x^t)^2 + \dots + w_k (x^t)^k$  es nuestro estimador, que depende de los parámetros particulares del modelo  $\theta : w_0, w_1, w_2, \dots, w_k$ .

### B. Aprendizaje.

$$\mathbf{w} = (D^T D)^{-1} (D^T \mathbf{r}), \quad (2)$$

donde:

(a)  $\mathbf{w} = [w_0 \ w_1 \ w_2 \ \dots \ w_k]^T$ , válido si  $(D^T D)^{-1}$  existe,

(b)  $\mathbf{r} = [r^1 \ r^2 \ r^3 \ \dots \ r^N]^T$ ,

(c)  $D$  es una matriz de tamaño  $(N \times k + 1)$  en que  $k$  representa el orden del polinomio para el modelo de regresión (i.e.,  $k = 1$  para el caso lineal,  $k = 2$  para el caso cuadrático, y así sucesivamente):

$$D = \begin{bmatrix} 1 & x^1 & (x^1)^2 & \dots & (x^1)^k \\ 1 & x^2 & (x^2)^2 & \dots & (x^2)^k \\ \vdots & \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ 1 & x^N & (x^N)^2 & \dots & (x^N)^k \end{bmatrix}$$

### C. Ejecución.

$$g(x^t|\theta) = \mathbf{w}^T [1 \ x^t \ (x^t)^2 \ \dots \ (x^t)^k] \quad (3)$$

## II. REGRESIÓN LINEAL MULTI-VARIABLE.

### A. Función de error (Mean Squared Error).

$$E(\theta|\mathcal{X}) = \frac{1}{N} \sum_{t=1}^N [r^t - g(\mathbf{x}^t|\theta)]^2, \quad (4)$$

donde los vectores  $\mathbf{x}^t = [x_1^t \ x_2^t \ \dots \ x_k^t] \in \mathcal{X}$  son las muestras y los escalares  $r^t \in \mathcal{Y}$ , son las etiquetas correspondientes,  $N = |\mathcal{X}|$ , y la función  $g(\mathbf{x}^t|\theta) = w_0 + w_1x_1^t + w_2x_2^t + \dots + w_kx_k^t$  es nuestro estimador, que depende de los parámetros particulares del modelo  $\theta : w_0, w_1, w_2, \dots, w_k$ .

### B. Aprendizaje.

$$\mathbf{w} = (D^T D)^{-1} (D^T \mathbf{r}), \quad (5)$$

donde:

(a)  $\mathbf{w} = [w_0 \ w_1 \ w_2 \ \dots \ w_k]^T$ , válido si  $(D^T D)^{-1}$  existe,

(b)  $\mathbf{r} = [r^1 \ r^2 \ r^3 \ \dots \ r^N]^T$ ,

(c)  $D$  es una matriz de tamaño  $(N \times k + 1)$  en que  $k$  representa la cantidad de variables (también llamadas descriptores o *features*) para el modelo de regresión lineal:

$$D = \begin{bmatrix} 1 & x_1^1 & x_2^1 & \dots & x_k^1 \\ 1 & x_1^2 & x_2^2 & \dots & x_k^2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ 1 & x_1^N & x_2^N & \dots & x_k^N \end{bmatrix}$$

### C. Ejecución.

$$g(\mathbf{x}^t|\theta) = \mathbf{w}^T [1 \ x_1^t \ x_2^t \ \dots \ x_k^t] \quad (6)$$