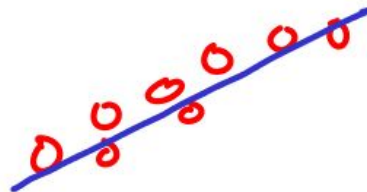


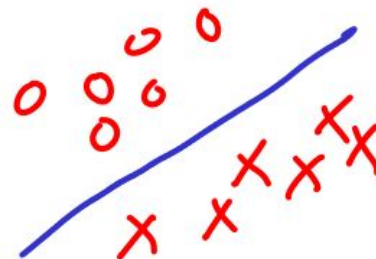
Repaso

Métodos lineales

Regresión lineal



Regresión logística
(clasificación)



Paramétricos

$$y = f(\mathbf{x}, \Theta)$$

$$L(y, t)$$

función de coste
(minimizar)

Repaso

Descenso por gradiente

$$\vec{\Theta}_t = \vec{\Theta}_{t-1} - \eta \cdot \vec{\nabla}_{\Theta} L$$

Regresión lineal

$$y_i = \underline{\vec{w}}^t \cdot \underline{\vec{x}}_i + \underline{b}$$

$$L = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^N (y_i - t_i)^2$$

MSE

Regresión logística

$$z_i = \underline{\vec{w}}^t \cdot \underline{\vec{x}}_i + \underline{b}$$

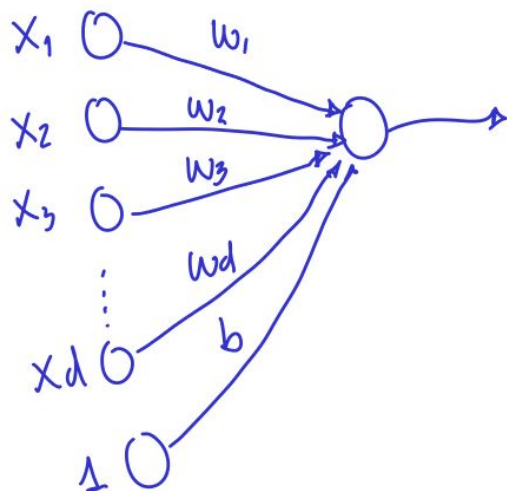
$$y_i = \sigma(z_i)$$

$$L = - \sum_{i=1}^N \left(t_i \log y_i + (1 - t_i) \log (1 - y_i) \right)$$

CROSS-ENTROPY

Repaso

Interpretación neuronal



$$y = f(w_1 x_1 + w_2 x_2 + \dots + w_d x_d + b) = f(\vec{w}^t \cdot \vec{x} + b)$$

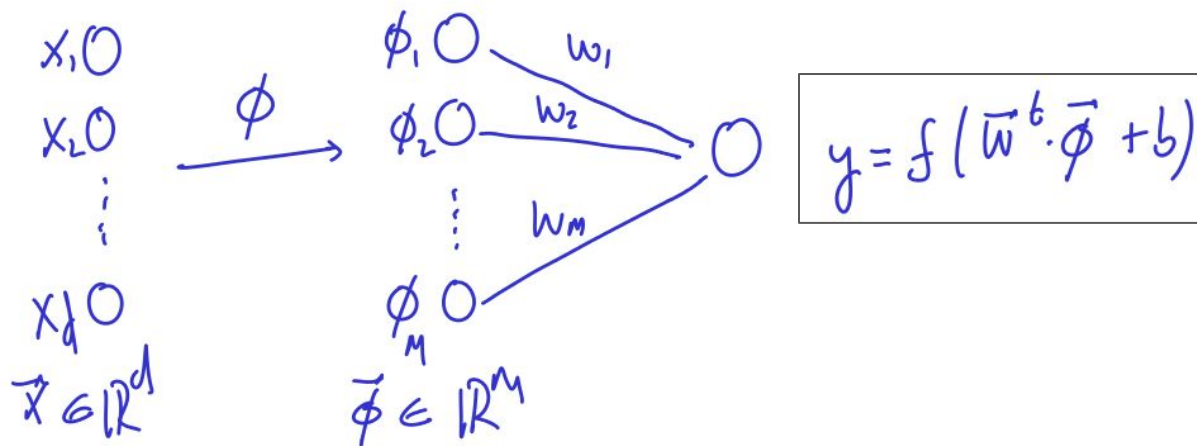
Función de activación:

$f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}$ \longrightarrow *regresión lineal*

$f(\mathbf{x}) = \sigma(\mathbf{x})$ \longrightarrow *regresión logística*

Repaso

Problemas no lineales (kernels)



Repaso

Problemas no lineales (red neuronal)

