

## EJEMPLO DE CLASIFICACIÓN LINEAL USANDO SVM

Dados los siguientes vectores de soporte con un bias de entrada 1 (aumento de dimensión)

$\vec{S}_1 = (1, 0, 1)$ ,  $\vec{S}_2 = (3, 1, 1)$ ,  $\vec{S}_3 = (3, -1, 1)$ , los cuales están clasificados como sigue:

$\vec{S}_1$ : clase negativa,  $\vec{S}_2$ : clase positiva,  $\vec{S}_3$ : clase positiva.

¿El punto (5,-1) es clasificado como negativo o positivo?

*Nota.- Para clasificar un nuevo dato se usan los vectores soporte y el kernel de transformación (en este ejercicio el kernel es la función identidad) evaluando la función:*

$$f(x) = \sigma \left( \sum_i \alpha_i \Phi(\vec{S}_i) \cdot \Phi(x) \right)$$

### SOLUCIÓN

En primer lugar, necesitamos hallar la ecuación del hiperplano que separe las clases:  $\vec{w}\vec{x} + b = 0$

Para obtener  $\vec{w}$  y  $b$  debemos hacer uso de todo los vectores soporte y resolver el siguiente sistema de ecuaciones (una por cada vector soporte):

$\vec{S}_1$ : clase negativa

$$\alpha_1 \Phi(\vec{S}_1) \cdot \Phi(\vec{S}_1) + \alpha_2 \Phi(\vec{S}_2) \cdot \Phi(\vec{S}_1) + \alpha_3 \Phi(\vec{S}_3) \cdot \Phi(\vec{S}_1) = -1 \quad \dots\dots (1)$$

$\vec{S}_2$ : clase positiva

$$\alpha_1 \Phi(\vec{S}_1) \cdot \Phi(\vec{S}_2) + \alpha_2 \Phi(\vec{S}_2) \cdot \Phi(\vec{S}_2) + \alpha_3 \Phi(\vec{S}_3) \cdot \Phi(\vec{S}_2) = +1 \quad \dots\dots (2)$$

$\vec{S}_3$ : clase positiva

$$\alpha_1 \Phi(\vec{S}_1) \cdot \Phi(\vec{S}_3) + \alpha_2 \Phi(\vec{S}_2) \cdot \Phi(\vec{S}_3) + \alpha_3 \Phi(\vec{S}_3) \cdot \Phi(\vec{S}_3) = +1 \quad \dots\dots (3)$$

El siguiente conjunto de ecuaciones, se obtiene al optimizar con respecto a los multiplicadores de Lagrange, para lo cual debemos resolverlos usando los coeficientes  $\alpha$ . Como en estas ecuaciones estamos usando el kernel, debemos aplicar la función de transformación definida con él.

Al usar un **kernel lineal** ( $\Phi$ ) que es la función identidad con un bias adicional ( $x_0=1$ ), el sistema de ecuaciones se reduce a:

$$\alpha_1 \vec{S}_1 \cdot \vec{S}_1 + \alpha_2 \vec{S}_2 \cdot \vec{S}_1 + \alpha_3 \vec{S}_3 \cdot \vec{S}_1 = -1 \quad \dots\dots (1)$$

$$\alpha_1 \vec{S}_1 \cdot \vec{S}_2 + \alpha_2 \vec{S}_2 \cdot \vec{S}_2 + \alpha_3 \vec{S}_3 \cdot \vec{S}_2 = +1 \quad \dots\dots (2)$$

$$\alpha_1 \vec{S}_1 \cdot \vec{S}_3 + \alpha_2 \vec{S}_2 \cdot \vec{S}_3 + \alpha_3 \vec{S}_3 \cdot \vec{S}_3 = +1 \quad \dots\dots (3)$$

Efectuando el producto escalar, tenemos:

$$2\alpha_1 + 4\alpha_2 + 4\alpha_3 = -1$$

$$4\alpha_1 + 11\alpha_2 + 9\alpha_3 = +1$$

$$4\alpha_1 + 9\alpha_2 + 11\alpha_3 = +1$$

Desarrollando el sistema de ecuaciones, obtenemos  $\alpha_1 = -3.5$ ,  $\alpha_2 = 0.75$  y  $\alpha_3 = 0.75$ ,

Para clasificar un nuevo dato se usan los vectores soporte y el kernel de transformación:

$$f(x) = \sigma \left( \sum_i \alpha_i \Phi(\vec{S}_i) \cdot \Phi(x) \right)$$

Por lo tanto:

$$\begin{aligned}f(5,-1) &= \sigma \left[ -3.5 \phi \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \cdot \phi \begin{bmatrix} 5 \\ -1 \end{bmatrix} + 0.75 \phi \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \end{bmatrix} \cdot \phi \begin{bmatrix} 5 \\ -1 \end{bmatrix} + 0.75 \phi \begin{bmatrix} 3 \\ -1 \end{bmatrix} \cdot \phi \begin{bmatrix} 5 \\ -1 \end{bmatrix} \right] \\&= \sigma \left[ -3.5 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 5 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} + 0.75 \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 5 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} + 0.75 \begin{bmatrix} 3 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 5 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} \right] \\&= \sigma \left[ \begin{bmatrix} -3.5 \\ 0 \\ -3.5 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 5 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 2.25 \\ 0.75 \\ 0.75 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 5 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 2.25 \\ -0.75 \\ 0.75 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 5 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} \right]\end{aligned}$$

$$= \sigma (-23.0 + 11.25 + 12.75)$$

$$= \sigma (1.0)$$

Por lo tanto (5,-1) es clasificado como **POSITIVO**