Aprendizaje Basado en Instancias

García Prado, Sergio sergio@garciparedes.me

8 de abril de 2017

Resumen

[TODO]

1. Introducción

[TODO]

2. La figura 1 muestra un conjunto de entrenamiento con ejemplos positivos (estrellas) y negativos (círculos). Se desea clasificar la nueva instancia <3,3> mediante el algoritmo K-vecinos más próximos. Obtener la clasificación para los valores de $K=\{1,3,5\}$ utilizando las distancias indicadas a continuación

[TODO]

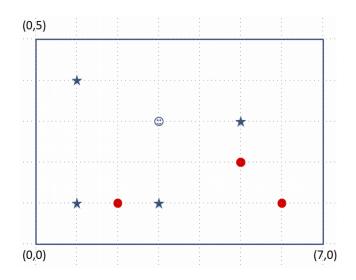


Figura 1: Representación Gráfica del problema 2

$$ESTRELLAS = \{(1,1), (1,4), (3,1), (5,3)\}$$
(1)

$$CIRCULOS = \{(2,1), (5,2), (6,1)\}$$
 (2)

$$instancia = (3,3)$$
 (3)

 $max_x = 6 \ min_x = 1 \ max_y = 4 \ min_y = 1$

$$normalize(x,y) = \left(\frac{x - min_x}{max_x - min_x}, \frac{y - min_y}{max_y - min_y}\right) \tag{4}$$

$$ESTRELLAS_{normalized} = \{(0,0), (0,1), (\frac{2}{5},0), (\frac{4}{5},\frac{2}{3})\}$$
 (5)

$$CIRCULOS_{normalized} = \{(\frac{1}{5}, 0), (\frac{4}{5}, \frac{1}{3}), (1, 0)\}$$
 (6)

$$instancia_{normalized} = (\frac{2}{5}, \frac{2}{3})$$
 (7)

2.1. DISTANCIA EUCLÍDEA

$$D_{euclidean}(a,b) = \sqrt{(a_x - b_x)^2 + (a_y - b_y)^2}$$
 (8)

$$R_{euclidean} = \{4.242_e, 3.605_e, 3.969_e, 3.206_e, 4.103_c, 3.457_c, 3.605_c\}$$

$$(9)$$

[TODO]

$$min(R_{euclidean}, 1) = \{3.206_e\} \tag{10}$$

$$min(R_{euclidean}, 3) = \{3.206_e, 3.457_c, 3.605_e\}$$
(11)

Empate

$$min(R_{euclidean}, 5) = \{3.206_e, 3.457_c, 3.605_e, 3.605_c, 3.969_e\}$$
(12)

2.2. Distancia Euclídea Ponderada: $w_x = 0.2, w_y = 0.8$

[TODO]

$$D_{w_{euclidean}}(a,b) = \sqrt{w_x(a_x - b_x)^2 + w_y(a_y - b_y)^2} = \sqrt{0.2(a_x - b_x)^2 + 0.8(a_y - b_y)^2}$$
(13)

$$R_{w_{euclidean}} = \{3.0_e, 2.236_e, 2.924_e, 2.307_e, 2.961_c, 2.580_c, 2.828_c\}$$
 (14)

$$min(R_{w_{euclidean}}, 1) = \{2.236_e\}$$
 (15)

$$min(R_{w_{euclidean}}, 3) = \{2.236_e, 2.307_e, 2.580_c\}$$
(16)

$$min(R_{w_{euclidean}}, 5) = \{2.236_e, 2.307_e, 2.580_c, 2.828_c, 2.924_e\}$$
(17)

2.3. DISTANCIA DE MANHATTAN

[TODO]

$$D_{manhattan}(a,b) = |a_x - b_x| + |a_y - b_y|$$

$$\tag{18}$$

$$R_{manhattan} = \{4_e, 3_e, 2_e, 2_e, 3_c, 3_c, 5_c\}$$
(19)

$$min(R_{manhattan}, 1) = \{2_e\} \tag{20}$$

$$min(R_{manhattan}, 3) = \{2_e, 2_e, 3_e\}$$

$$(21)$$

$$min(R_{manhattan}, 5) = \{2_e, 2_e, 3_e, 3_c, 3_c, \}$$
(22)

2.4. DISTANCIA DE HAMMING

[TODO]

$$D_{hamming}(a,b) = (a_x \neq b_x) + (a_y \neq b_y)$$
(23)

$$R_{hamming} = \{2_e, 2_e, 1_e, 1_e, 2_c, 2_c, 2_c\}$$
(24)

$$min(R_{manhattan}, 1) = \{1_e\} \tag{25}$$

$$min(R_{manhattan}, 3) = \{1_e, 1_e, 2_e\}$$

$$(26)$$

$$min(R_{manhattan}, 5) = \{1_e, 1_e, 2_e, 3_c, 3_c, \}$$
 (27)

3. DÍGITOS MANUSCRITOS

[TODO]

Validación cruzada de 10 particiones — K -Vecinos más Próximos									
Datos	Tasa de Error $(K =)$								
	1	2	3	4	5	6	7	8	9
Entrenae	3.448%	3.524%	3.065%	3.141 %	3.371%	3.218%	3.295%	3.295%	3.371 %

Tabla 1: Tasa de error obtenida tras realizar un experimento de Validación cruzada de 10 particiones con el clasificador K-NN para $k \in \{1, 2, ..., 9\}$

[TODO]

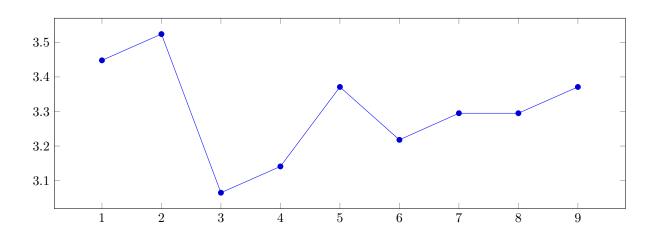


Figura 2: Representación Gráfica de la tasa de error obtenida tras realizar un experimento de Validación cruzada de 10 particiones con el clasificador K-NN para $k \in \{1, 2, ..., 9\}$

REFERENCIAS

- [CCAG17] Teodoro Calonge Cano and Carlos Javier Alonso Gonzá
Lez. Técnicas de Aprendizaje Autómatico, 2016/17.
- [GP17] Sergio García Prado. Aprendizaje basado en instancias. https://github.com/garciparedes/machine-learning-instance-based, 2017.
- [too] Weka. http://www.cs.waikato.ac.nz/ml/weka/.