

The Elements of statistical learning:

Ex 2.1:

Suppose each of K -classes has an associated target t_k , which is a vector of all zeros, except a one in the k th position. Show that classifying to the largest elements of \hat{y} amounts to choosing the closest target, $\min_k \|t_k - \hat{y}\|$, if the elements of \hat{y} sum to one.

Simplification:

$$\begin{array}{l} t_1 \text{ serait } [1, 0, 0] \\ t_2 \text{ serait } [0, 1, 0] \\ t_3 \text{ serait } [0, 0, 1] \end{array} \quad \left| \quad \hat{y} \Rightarrow [0.7, 0.2, 0.1] \right.$$

Answer:

We need to prove:

$$\operatorname{argmax}_k \hat{y}_k = \operatorname{argmin}_k \|t_k - \hat{y}\|^2 \quad (1)$$

$$\begin{aligned} \operatorname{Argmin}_k \|\hat{y} - t_k\| &= \operatorname{argmin}_k \|\hat{y} - t_k\|^2 \\ &= \operatorname{argmin}_k \sum_{i=1}^K (\hat{y}_i - (t_k)_i)^2 \end{aligned}$$

$\quad \quad \quad \underbrace{\quad \quad \quad}_{1 \quad \dots \quad 2}$

$$= \underset{k}{\operatorname{argmin}} \sum_{i=1}^K \left(\gamma_i^2 - 2\gamma_i(t_k)_i + (t_k)_i^2 \right)$$

constante par rapport à k $(\gamma - b)$

$$= \underset{k}{\operatorname{argmin}} \sum_{i=1}^K \left(-2\gamma_i(t_k)_i + (t_k)_i^2 \right)$$

Rappel:

1) la propriété $\sum (t_k)_i^2 = 1$ (propriété vérifiée)

Exemple: $t_1 = [1, 0, 0]$ Pour $t_1 = 1^2 + 0^2 + 0^2 = 1$
 $t_2 = [0, 1, 0]$ Pour $t_2 \dots$
 $t_3 = [0, 0, 1]$

2) la propriété $\sum \gamma_i(t_k)_i = \gamma_k$ (propriété vérifiée)

Exemple: $\sum \gamma_i(t_2)_i = \gamma_1 \times 0 + \gamma_2 \times 1 + \gamma_3 \times 0 = \gamma_2$

Suite:

$$= -2 \sum_{i=1}^K \gamma_i(t_k)_i + \sum_{i=1}^K (t_k)_i^2 = -2\gamma_k + 1$$

$$\underset{k}{\operatorname{argmin}} (\gamma - t_k) = \underset{k}{\operatorname{argmin}} (-2\gamma_k + 1)$$

constante

$$= \underset{k}{\operatorname{argmin}} (-2\gamma_k)$$

$$= \underset{k}{\operatorname{argmax}} (\gamma_k)$$

minimiser un nombre nég revient à maximiser le nombre pos.