

## TEMA 2.1 MAP

**Ejercicio 1 (OPCIONAL)**

Demuestre que el criterio MAP  $\hat{\omega}_i = \max_{\omega_i} \{\Pr(\omega_i | \mathbf{x})\}$  es equivalente a minimizar la probabilidad de error del clasificador (Páginas 17, 18).

**Ejercicio 1 (OPCIONAL)**

Obtenga la f.d.p del vector aleatorio  $\mathbf{y} = \mathbf{U}^T \mathbf{x} \in \mathbb{R}^k$ , donde  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^d$ ;  $\mathbf{x} : N(0, \Sigma_x)$ ;  $\Sigma_x = \mathbf{U} \Lambda \mathbf{U}^T$  y  $\mathbf{U} = (\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_k)$ ;  $\mathbf{U}^T \mathbf{U} = \mathbf{I}_k$ ;  $k < d$   $\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k)$  y comente los resultados.

**Ejercicio 3**

Demuestre que el hiperplano (Criterio MAP)  $h_i(\mathbf{x}) = h_j(\mathbf{x}) \Rightarrow \mathbf{w}^T (\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) = 0$  que separa dos zonas de decisión correspondientes a dos clases con distribuciones  $\mathbf{x}_i : N(\boldsymbol{\mu}_i, \sigma^2 \mathbf{I})$  se determina mediante:

$$\mathbf{w} = \boldsymbol{\mu}_i - \boldsymbol{\mu}_j;$$

$$\mathbf{X}_0 = \frac{1}{2}(\boldsymbol{\mu}_i + \boldsymbol{\mu}_j) - \frac{\sigma^2}{\|\boldsymbol{\mu}_i - \boldsymbol{\mu}_j\|^2} \ln\left(\frac{\Pr(\omega_i)}{\Pr(\omega_j)}\right)(\boldsymbol{\mu}_i - \boldsymbol{\mu}_j)$$

**OPCIONAL:** Realizar un programa en MATLAB para  $d=2$ , que dibuje las dos regiones de decisión, en función de los parámetros de entrada:  $\mu_i, \sigma, \Pr(\omega_1); \Pr(\omega_2)$ . Recuerde que  $\Pr(\omega_1) + \Pr(\omega_2) = 1$ .

**Ejercicio 4**

Demuestre que el hiperplano (Criterio MAP)  $h_i(\mathbf{x}) = h_j(\mathbf{x}) \Rightarrow \mathbf{w}^T (\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) = 0$  que separa dos zonas de decisión correspondientes a dos clases con distribuciones  $\mathbf{x}_i : N(\boldsymbol{\mu}_i, \Sigma)$  se determina mediante:

$$\mathbf{w} = \Sigma^{-1}(\boldsymbol{\mu}_i - \boldsymbol{\mu}_j);$$

$$\mathbf{X}_0 = \frac{1}{2}(\boldsymbol{\mu}_i + \boldsymbol{\mu}_j) - \frac{\ln(\Pr(\omega_i)) - \ln(\Pr(\omega_j))}{(\boldsymbol{\mu}_i - \boldsymbol{\mu}_j)^T \Sigma^{-1}(\boldsymbol{\mu}_i - \boldsymbol{\mu}_j)}(\boldsymbol{\mu}_i - \boldsymbol{\mu}_j)$$

**OPCIONAL:** Realizar un programa en MATLAB para  $d=2$ , que dibuje las dos regiones de decisión, en función de los parámetros de entrada:

$\mu_i; \Sigma = \sigma^2 \begin{pmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{pmatrix}; \Pr(\omega_1); \Pr(\omega_2)$ . Recuerde que  $\Pr(\omega_1) + \Pr(\omega_2) = 1$ .

**Ejercicio 5**

Si las componentes del vector  $\mathbf{x}$ , son de valores binarios para el caso binario de  $C=2$  categorías y dimensión  $d$ , con componentes estadísticamente independientes entre sí.

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_d \end{pmatrix}, \quad \begin{matrix} p_i = \Pr(x_i = 1 | \omega_1) = 1 - \Pr(x_i = 0 | \omega_1) \\ q_i = \Pr(x_i = 1 | \omega_2) = 1 - \Pr(x_i = 0 | \omega_2) \end{matrix} \quad \begin{matrix} \Pr(\mathbf{x} | \omega_1) = \prod_{i=1}^d (p_i)^{x_i} (1-p_i)^{1-x_i} \\ \Pr(\mathbf{x} | \omega_2) = \prod_{i=1}^d (q_i)^{x_i} (1-q_i)^{1-x_i} \end{matrix}$$

a) Demuestre que la función discriminante al aplicar MAP es de la forma

$$g(\mathbf{x}) = \mathbf{w}^T \mathbf{x} + w$$

b) Identifique los valores del vector y del escalar en la función anterior.

Suponga a partir de este punto que  $p_i = 1 - q_i = p$ ;  $i = 1, \dots, d$   $\Pr(\omega_1) = \Pr(\omega_2) = \frac{1}{2}$

c) Demuestre que la decisión que minimiza el error de clasificación es  $\sum_{i=1}^d x_i \begin{matrix} > \omega_1 \\ < \omega_2 \end{matrix} \frac{d}{2}$ .

Suponga para ello  $d$  impar.

d) Demuestre que la mínima probabilidad de error viene dada por

$$P_e(d, p) = \sum_{k=0}^{\frac{d-1}{2}} \binom{d}{k} p^k (1-p)^{d-k}$$

**Ejercicio 6**

Si las componentes del vector  $\mathbf{x}$ , son de valores ternarios para el caso binario de  $C=2$  categorías y dimensión  $d$ , con componentes estadísticamente independientes entre sí.

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_d \end{pmatrix}, \quad \begin{matrix} a_{1i} = \Pr(x_i = 1 | \omega_1); b_{1i} = \Pr(x_i = 0 | \omega_1); c_{1i} = \Pr(x_i = -1 | \omega_1); \\ a_{2i} = \Pr(x_i = 1 | \omega_2); b_{2i} = \Pr(x_i = 0 | \omega_2); c_{2i} = \Pr(x_i = -1 | \omega_2); \end{matrix}$$

a) Calcule las funciones de probabilidad condicionadas:  $\Pr(\mathbf{x} | \omega_1); \Pr(\mathbf{x} | \omega_2)$

b) Demuestre que la función discriminante al aplicar MAP es de la forma

$$g(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} + \mathbf{w}^T \mathbf{x} + w$$

Identifique los valores de la matriz, del vector y del escalar en la función anterior.

**OPCIONAL:** Realizar un programa en MATLAB para  $d=2$ , que dibuje las dos regiones de decisión, en función de los parámetros de entrada:  $a_{1i}; b_{1i}; c_{1i}; a_{2i}; b_{2i}; c_{2i}; \Pr(\omega_1); \Pr(\omega_2)$ . Recuerde que  $a_{1i} + b_{1i} + c_{1i} = 1$ ,  $a_{2i} + b_{2i} + c_{2i} = 1$ ,  $\Pr(\omega_1) + \Pr(\omega_2) = 1$ .

