

# Ejercicios Análisis Discriminante

*Daniel Czarniewicz*

*May 16, 2018*

## Ejercicio 1

$$\vec{X}_1 \sim N_1 \left[ \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 2 & 1.6 \\ 1.6 & 2 \end{pmatrix} \right]$$

$$\vec{X}_2 \sim N_2 \left[ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 2 & 1.6 \\ 1.6 & 2 \end{pmatrix} \right]$$

$$\rho_{12} = \frac{\sigma_{12}}{\sigma_1 \sigma_2} \Rightarrow \sigma_{12} = 1.6$$

Dado que ambas poblaciones son normales y con igual matriz de varianzas y covarianzas, se construye un discriminante lineal.

$$f_{\vec{X}_i}(\vec{x}_i) = \frac{1}{2\pi |\Sigma|^{1/2}} \exp \left\{ -\frac{1}{2}(\vec{x} - \vec{\mu})' \Sigma^{-1}(\vec{x} - \vec{\mu}) \right\}$$

La partición óptima es clasificar en la población  $P_2 \Leftrightarrow \frac{f_{\vec{X}_2}(\vec{x}_2) \pi_2}{c(2|1)} > \frac{f_{\vec{X}_1}(\vec{x}_2) \pi_1}{c(1|2)}$ , donde  $\pi_i$  es la probabilidad a priori de pertenecer a la población  $i$ , y  $c(i|j)$  es el costo de clasificar en el grupo  $i$  a una observación proveniente de la población  $j$ . Dado que no se informan probabilidades a priori distintas para cada caso, ni costos distintos para cada caso, se asumen iguales. De esta forma, la partición óptima será clasificar en  $P_2 \Leftrightarrow f_{\vec{X}_2}(\vec{x}_2) \pi_2 > f_{\vec{X}_1}(\vec{x}_1) \pi_1$ . Dado que ambos términos son estrictamente positivos y ambas poblaciones tienen igual matriz de varianzas, podemos concentrarnos en el kernel de las distribuciones. La regla será entonces: clasificar en  $P_2 \Leftrightarrow \pi_1 D_1^2(\vec{x}) > \pi_2 D_2^1(\vec{x})$ .

Las funciones discriminantes serán:

$$P(i \in g | \vec{X} = \vec{x}) = \max \left\{ \pi_g \exp \left\{ -\frac{1}{2} D_{ig}^2 \right\} \right\} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \log(\pi_g) - \frac{1}{2} D_{ig}^2 = \log(\pi_g) - \frac{1}{2} [(\vec{x} - \vec{\mu})' \Sigma^{-1}(\vec{x} - \vec{\mu})]$$

## Ejercicio 2

## Ejercicio 3

## Ejercicio 4