

**PRAC1: MAP Y DATOS GAUSSIANOS**  
**CRITERIOS DE CLASIFICACIÓN BASADOS EN LA MAXIMIZACIÓN DE**  
**LA PROBABILIDAD A POSTERIORI**

Asignatura: CLP Clasificación de Patrones.  
Optativa de Grados  
ETSETB-UPC  
TSC-UPC

1	Objetivos de la práctica 1 .....	2
2	Estudio previo .....	2
3	Laboratorio: creación de bases de datos Gaussianas.....	2
3.1	PARTE 1: Análisis de curvas ROC .....	2
3.2	PARTE 2: Autovalores de matriz de covarianza y forma de los clusters.....	3

## 1 Objetivos de la práctica 1

Los objetivos de la presente práctica consisten en:

- Familiarizarse con el software de la toolbox de Matlab “Statistics and Machine Learning” en su aplicación de clasificación.
- Generar bases de datos Gaussianas y evaluar parámetros de las mismas.
- Aplicar clasificadores MAP (Lineales y Cuadráticos) sobre las clases generadas.

## 2 Estudio previo

1. En la página de [mathworks.com](http://es.mathworks.com/help/stats/discriminant-analysis.html): ‘Discriminant Analysis’: <http://es.mathworks.com/help/stats/discriminant-analysis.html>, se recomienda documentarse sobre el uso de la función `fitcdiscr.m` aplicada a clasificación.
2. Para una matriz de tipo  $\mathbf{C} = \frac{1}{d} \sigma^2 \begin{pmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{pmatrix}$ ;  $d = 2$  obtenga los dos autovalores teóricos en función de los parámetros  $\rho$  i  $\sigma^2$ .

## 3 Laboratorio: creación de bases de datos Gaussianas.

Para la presente práctica no es necesario que ejecute el fichero de actualización de path.

### 3.1 PARTE 1: Análisis de curvas ROC

El fichero proporcionado para la realización de esta parte es *prac1\_gauss3.m*

Se trabaja con vectores de dimensión  $d=3$  (variable `n_feat`) y  $C=2$  clases (variable `n_classes`). Las 3 coordenadas son estadísticamente independientes tal como describen las matrices de covarianza (Caso 1 explicado en clase).

La siguiente fórmula proporciona el modelo que siguen las muestras correspondientes a cada una de las dos clases.

$$\mathbf{x}|c : N(\mathbf{m}_c, \mathbf{C}); \quad c = 1..2; \quad \mathbf{C} = \frac{1}{d} \sigma^2 \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}; \quad d = 3$$

$$\text{donde se define } SNR = 10 \log_{10} \left( \frac{\text{Energía promedio}}{\sigma^2} \right) = 10 \log_{10} \left( \frac{E[\mathbf{m}_c^T \mathbf{m}_c]}{\sigma^2} \right).$$

Edite el fichero *prac1\_gauss3.m* y analice el código, identificando las partes principales del programa. Mediante la opción “help” de Matlab puede obtener información sobre las funciones invocadas en el programa.

Ejecute *prac1\_gauss3.m* para cada uno de los cuatro casos siguientes:

$$\text{SNR}=3,0,-3,-10 \text{ dB.}$$

Observe las probabilidades de error, las matrices de confusión y las curvas ROC obtenidas mediante los clasificadores:

- **Lineal (LC):** Fronteras de decisión lineales. Por defecto presupone probabilidades a priori proporcionales al número de elementos por clase e idéntica matriz de covarianza entre las clases.
- **Cuadrático (QC):** Fronteras de decisión cuadráticas. Por defecto presupone proporcionales al número de elementos por clase y estima diferentes matrices de covarianza para cada una de las clases.

A incluir en el documento entregable con comentarios pertinentes:

- Genere una tabla que incluya la probabilidad de error obtenida mediante clasificador lineal (LC) y probabilidad de error obtenida mediante clasificador cuadrático (QC) para cada uno de los valores de SNR.
- Incluya las curvas ROC obtenidas con SNR=-10dB y con SNR = -3 dB.
- Comente porqué la distancia cuadrática de Mahalanobis entre las dos clases da distintos resultados según se invoque la función 'mahal'.

### **3.2 PARTE 2: Autovalores de matriz de covarianza y forma de los clusters.**

El fichero proporcionado para la realización de esta parte es *prac1\_QPSK.m*

Se propone utilizar la modulación QPSK como base de trabajo. Por tanto los vectores de características son de dimensión  $d=2$  y se tienen  $C=4$  clases (o símbolos).

#### **QPSK Caso 2**

Inicialmente se utilizan matrices de covarianza iguales para todas las clases (Caso 2 explicado en clase) pero no diagonales.

$$\mathbf{x}|c: N(\mathbf{m}_c, \mathbf{C}); \quad c = 1..4; \quad \mathbf{C} = \frac{1}{d} \sigma^2 \begin{pmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{pmatrix}; \quad d = 2$$

A realizar en el laboratorio:

Edite el fichero *prac1\_QPSK.m* y analice el código, identificando las partes principales del programa.

Ejecute *prac1\_QPSK.m* con relación señal a ruido: SNR=10dB para cada uno de los dos casos siguientes:

- Parámetro  $\rho = 0$

- Parámetro  $\rho = +0.5$

A incluir en el documento entregable con comentarios pertinentes:

Para cada uno de los 2 casos a testear, según el valor dado a la variable  $\rho$

- Diagrama de scatter y fronteras de decisión.
- Matrices de confusión.
- Probabilidades de error.

Observe que apenas hay diferencias entre ambos clasificadores y comente los resultados.

### **QPSK Caso 3 explicado en clase.**

A realizar en el laboratorio:

Edite el fichero *prac1\_QPSK.m* para generar la modulación QPSK en la que cada clase (o símbolo) se genera con una matriz de covarianza distinta a la del resto de clases:

SNR= + 10 dB, + 5 dB

- Símbolo 1:  $\rho = +0.5$
- Símbolo 2:  $\rho = 0$
- Símbolo 3:  $\rho = -0.5$
- Símbolo 4:  $\rho = +0.8$

A incluir en el documento entregable con comentarios pertinentes:

Para cada uno de los dos valores de SNR propuestos:

- Probabilidades de error al aplicar LC y QC.
- Autovalores teóricos para cada una de las cuatro matrices de covarianza aplicando las expresiones obtenidas en el estudio previo.
- Autovalores calculados a partir de las matrices de covarianza mediante la instrucción:

$$\text{Autoval} = \text{eig}(\text{squeeze}(M\_covar(:, :, c)))$$

Donde  $M\_covar$  es la variable de matrices de covarianza.

- Diagrama de scatter al aplicar LC y QC. Compare la forma de los clúster con los autovalores de las distintas matrices de covarianza.

A realizar en el laboratorio:

Para el caso de SNR=10 dB, multiplique la matriz de covarianza únicamente de la primera clase por un valor alto (por ejemplo  $\sigma(1)=30$ ) y compare en esta simulación el error de clasificación entre LC y QC, verificando el mejor comportamiento del discriminante cuadrático en este caso. Observe el scatter y la forma de las fronteras que separan la clase 1 del resto de clases.

### **NOTA IMPORTANTE**

Entregue por Atenea un único documento en pdf que incluya los resultados solicitados en las 2 partes de esta práctica.