

## Teoría de la Decisión: Problemas

Los problemas y ejercicios que se incluyen pertenecen en su mayoría a exámenes de asignaturas relacionadas con la Teoría de la Decisión. Los números entre paréntesis indican los temas tratados por cada problema, entre los siguientes:

- 2.1. Decisión multiclase.
- 2.2. Decisión binaria.
- 2.3. Caso binario con verosimilitudes gaussianas.
- 2.4. Caracterización de clasificadores mediante la curva ROC.
- 2.5. Otras reglas de clasificación: Neyman-Pearson y minimax.
- 2.6. Función discriminante.

### Notación:

- Decisor ML: Decisor de máxima verosimilitud  $[\phi_{\text{ML}}(\mathbf{x})]$ .
- Decisor MAP: Decisor máximo a posteriori  $[\phi_{\text{MAP}}(\mathbf{x})]$ .
- LRT: Test de razón de verosimilitudes.
- $P_e$ : probabilidad de error.
- $P_{\text{FA}}$ : probabilidad de falsa alarma.
- $P_M$ : probabilidad de pérdidas.
- $P_D$ : probabilidad de detección.
- Curva ROC: curva característica de operación.

### Ejercicio 1 (2.2; 2.4; 2.6)

En un problema de clasificación binaria se sabe que las observaciones presentan las siguientes distribuciones:

$$\begin{aligned} p_{X|H}(x|0) &= \exp(-x), & x > 0 \\ p_{X|H}(x|1) &= a \exp(-ax), & x > 0 \end{aligned}$$

con  $a > 1$ . Para la toma de la decisión se dispone de un conjunto de  $K$  observaciones independientes tomadas bajo la misma hipótesis:  $\{X^{(k)}\}_{k=1}^K$ .

- (a) Obténgase el decisor ML basado en el conjunto de observaciones  $\{X^{(k)}\}_{k=1}^K$  y compruébese, a partir de resultado obtenido, que  $T = \sum_{k=1}^K X^{(k)}$  es un estadístico suficiente para la decisión. Considérese para el resto del ejercicio  $K = 2$ .
- (b) Calcúlense las verosimilitudes del estadístico  $T$ ,  $p_{T|H}(t|0)$  y  $p_{T|H}(t|1)$ .
- (c) Calcúlense, en función del valor de  $\eta$ , las  $P_{\text{FA}}$  y  $P_M$  del decisor de umbral

$$\begin{aligned} D &= 0 \\ t &\geq \eta \\ D &= 1 \end{aligned}$$

- (d) Representétese de forma aproximada la curva ROC del decisor anterior, indicando:
- Cómo se desplaza el punto de trabajo al aumentar  $\eta$ .
  - Cómo se modificaría la curva ROC si creciese el número de observaciones disponibles ( $K$ ).
  - Cómo se modificaría la curva ROC al incrementar el valor de  $a$ .

**Solution:**

$$(a) \quad t \underset{D=1}{\overset{D=0}{\geq}} \frac{K \ln a}{a-1}$$

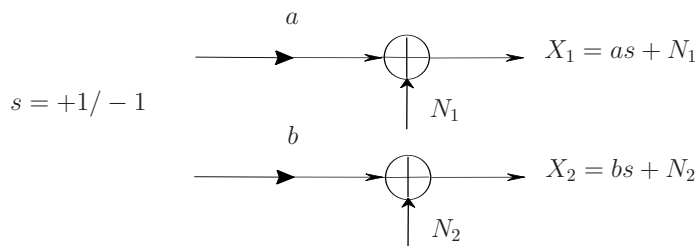
$$(b) \quad \begin{aligned} p_{T|H}(t|0) &= t \exp(-t), & t > 0 \\ p_{T|H}(t|1) &= a^2 t \exp(-at), & t > 0 \end{aligned}$$

$$(c) \quad P_{FA} = 1 - (\eta + 1) \exp(-\eta) \quad P_M = (a\eta + 1) \exp(-a\eta)$$

- (d) ■ Para  $\eta = 0$ ,  $P_{FA} = P_D = 0$ ; Para  $\eta \rightarrow \infty$ ,  $P_{FA} = P_D = 1$ .
- Si crece el número de observaciones, necesariamente debe mejorar la curva ROC.
- Si crece el valor de  $a$ , también debe mejorar la curva ROC. Una comprobación rigurosa sería:  $\frac{\partial P_M}{\partial a} = -a\eta^2 \exp(-a\eta) < 0$ , luego la probabilidad de pérdida decrece al aumentar el valor de  $a$ .

**Ejercicio 2 (2.3; 2.6)**

Considérese un sistema de comunicaciones en el que los símbolos “+1” ó “-1” se transmiten simultáneamente por dos canales ruidosos, tal y como se ilustra en la figura:



siendo  $a$  y  $b$  dos constantes positivas desconocidas que caracterizan a los canales y  $N_1$  y  $N_2$  dos variables de ruido gaussiano caracterizados por

$$\begin{pmatrix} N_1 \\ N_2 \end{pmatrix} \sim G \left[ \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{pmatrix} \right].$$

donde  $|\rho| < 1$ . Se sabe, además, que las probabilidades de transmisión de ambos símbolos son iguales.

- (a) Si se desea construir un decisor para discriminar cuál fue el símbolo transmitido utilizando únicamente una de las dos observaciones disponibles,  $X_1$  o  $X_2$ , indíquese cuál de las dos variables utilizaría, justificando su respuesta en función de los valores de las constantes. Proporciónese la forma analítica del decisor ML correspondiente.
- (b) Obténgase el decisor binario de mínima probabilidad de error basado en la observación conjunta de  $X_1$  y  $X_2$ , expresando el resultado como función de  $a$ ,  $b$  y  $\rho$ . Simplifique la expresión de dicho decisor tanto como le sea posible.

- (c) Para  $\rho = 0$ , calcúlese la probabilidad de error del decisor diseñado en b). Expresé su resultado utilizando la función:

$$F(x) = 1 - Q(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right) dt$$

**Solution:**

$$(a) \text{ Si } a > b: \quad \begin{array}{l} D = 1 \\ x_1 \geq 0 \\ D = 0 \end{array} \quad \text{Si } a < b: \quad \begin{array}{l} D = 1 \\ x_2 \geq 0 \\ D = 0 \end{array}$$

$$(b) \quad \begin{array}{l} D = 1 \\ (a - \rho b)x_1 + (b - \rho a)x_2 \geq 0 \\ D = 0 \end{array}$$

$$(c) \quad P_e = F(-\sqrt{a^2 + b^2})$$

### Ejercicio 3 (2.2; 2.4)

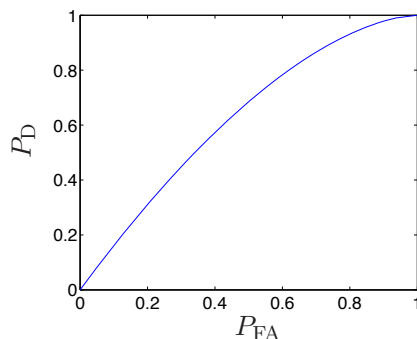
Las siguientes verosimilitudes caracterizan un problema de decisión binario bidimensional con  $P_H(0) = 3/5$ :

$$p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|0) = \begin{cases} 2, & 0 < x_1 < 1 \quad 0 < x_2 < 1 - x_1 \\ 0, & \text{en el resto} \end{cases}$$

$$p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|1) = \begin{cases} 3(x_1 + x_2), & 0 < x_1 < 1 \quad 0 < x_2 < 1 - x_1 \\ 0, & \text{en el resto} \end{cases}$$

Considérese un decisor LRT genérico con umbral  $\eta$ ,

- (a) Calcúlese la  $P_{FA}$  en función de  $\eta$ .
- (b) La siguiente figura representa la ROC del LRT. Justificando su respuesta:
- Indique sobre la ROC cómo varía el punto de trabajo del decisor al aumentar o disminuir el umbral del test.
  - Situe sobre la ROC los puntos de trabajo correspondientes al decisor ML, al decisor de mínima probabilidad de error y al decisor de Neyman-Pearson con  $P_{FA} = 0.3$ .



**Solution:**

$$(a) \quad \begin{array}{l} D = 1 \\ x_1 + x_2 \geq \frac{2}{3}\eta = \eta' \\ D = 0 \end{array} \quad P_{FA} = 1 - \eta'^2$$

- (b) ■  $P_{FA}$  y  $P_D$  decrecen al aumentar el umbral

■ Decisor ML:  $\eta = 1$ ,  $\eta' = \frac{2}{3}$ ,  $P_{FA} = \frac{5}{9}$ .

Decisor MAP:  $\eta = \frac{3}{2}$ ,  $\eta' = 1$ ,  $P_{FA} = 0$ .

Decisor N-P:  $P_{FA} = 0.3$ .

#### Ejercicio 4 (2.3)

Considere el par de hipótesis equiprobables:

$$\begin{aligned} H = 0 : & \quad X = N \\ H = 1 : & \quad X = N + aS \end{aligned}$$

donde  $N$  y  $S$  son variables aleatorias gaussianas independientes, con medias nulas y varianzas  $v_n$  y  $v_s$ , respectivamente, y  $a$  es una constante conocida.

- (a) Verifique que el test de mínima probabilidad de error tiene la forma

$$c_1 \exp(c_2 x^2) \geq \eta$$

y calcule las constantes  $c_1$  y  $c_2$ , indicando el criterio de decisión asociado.

- (b) Determine las regiones de decisión sobre  $x$ . Nótese que dichas regiones pueden expresarse en función de las constantes  $c_1$  y  $c_2$ .

**Solution:**

$$(a) \quad c_1 \exp(c_2 x^2) \underset{D=0}{\overset{D=1}{\geq}} 1, \text{ donde } c_1 = \frac{P_H(0)}{P_H(1)} \sqrt{\frac{v_n}{v_n + a^2 v_s}} \text{ y } c_2 = \frac{1}{2v_n} - \frac{1}{2(v_n + a^2 v_s)}$$

$$(b) \quad |x| \underset{D=0}{\overset{D=1}{\geq}} \sqrt{\frac{-\ln c_1}{c_2}}$$

#### Ejercicio 5 (2.2)

La densidad de probabilidad conjunta de las variables aleatorias  $X$  y  $Z$  es

$$p_{X,Z}(x, z) = x + z, \quad 0 \leq x, z \leq 1$$

Considérese el problema de decisión basado en la observación de  $X$  (pero no de  $Z$ ) dado por las hipótesis:

$$\begin{aligned} H = 0 : & \quad Z < 0.6 \\ H = 1 : & \quad Z > 0.6 \end{aligned}$$

- Determinése  $p_{Z|X}(z|x)$ .
- Obténganse las probabilidades a posteriori de ambas hipótesis.
- Determinése el decisor MAP basado en  $X$ .
- Aplicando el Teorema de Bayes, calcúlense  $p_{X|H}(x|0)$  y  $p_{X|H}(x|1)$ .
- Calcúlese la probabilidad de falsa alarma del decisor MAP.
- Determinése el decisor ML basado en  $X$ .

**Solution:**

$$(a) \ p_{Z|X}(z|x) = \frac{2(x+z)}{2x+1}, \quad 0 \leq x, z \leq 1$$

$$(b) \ p_{H|X}(0|x) = \frac{1.2x+0.36}{2x+1} \quad P_{H|X}(1|x) = 1 - \frac{1.2x+0.36}{2x+1}$$

$$(c) \ x \begin{matrix} D=0 \\ \geq 0.7 \\ D=1 \end{matrix}$$

$$(d) \ p_{X|H}(x|0) = \frac{2x+0.6}{1.6} \text{ y } p_{X|H}(x|1) = \frac{0.8x+0.64}{1.04}$$

$$(e) \ P_{FA} = 0.5687$$

$$(f) \ x \begin{matrix} D=0 \\ \geq 0.5 \\ D=1 \end{matrix}$$

**Ejercicio 6 (2.2; 2.4; 2.5)**

Considérese el problema de decisión binario dado por  $P_H(1) = 2P_H(0)$  y verosimilitudes:

$$\begin{aligned} p_{X|H}(x|0) &= 2(1-x), & 0 \leq x \leq 1 \\ p_{X|H}(x|1) &= 2x-1, & \frac{1}{2} \leq x \leq \frac{3}{2} \end{aligned}$$

- (a) Determinése el decisor de mínimo coste medio con  $c_{00} = c_{11} = 0$ ,  $c_{10} = 4c_{01}$ .  
 (b) Determinése el decisor de Neyman-Pearson dado por  $P_{FA} = 0.04$ .  
 (c) Determinése, en función del parámetro  $\alpha$ , las probabilidades de detección y falsa alarma de la familia de decisores de la forma

$$\begin{matrix} D=1 \\ x \geq \alpha \\ D=0 \end{matrix}$$

- (d) Represéntese gráficamente (de forma aproximada) la curva característica de operación (ROC), tomando  $\alpha$  como parámetro libre, e indicando cómo varía el punto de trabajo del decisor en función de su valor.  
 (e) Indíquese si los decisores de los apartados (a) y (b) se corresponden con algún punto de la ROC y, en su caso, indique con cuál(es).

**Solution:**

$$(a) \text{ Si } x < \frac{1}{2} : D=0; \quad \text{Si } \frac{1}{2} < x < 1 : x \begin{matrix} D=1 \\ \geq \frac{5}{6} \\ D=0 \end{matrix}; \quad \text{Si } x > 1 : D=1$$

$$(b) \ \alpha = 0.8.$$

$$(c) \ P_{FA} = \begin{cases} (1-\alpha)^2 & 0 < \alpha < \frac{1}{2} \\ 0 & \frac{1}{2} < \alpha < \frac{3}{2} \end{cases} \quad P_D = \begin{cases} 1 & 0 < \alpha < \frac{1}{2} \\ 1 - \left(\alpha - \frac{1}{2}\right)^2 & \frac{1}{2} < \alpha < \frac{3}{2} \end{cases}$$

$$(d) \begin{cases} 1 < \alpha < \frac{3}{2} & P_{FA} = 0 & P_D = 1 - \left(\alpha - \frac{1}{2}\right)^2 \\ \frac{1}{2} < \alpha < 1 & P_{FA} = (1 - \alpha)^2 & P_D = 1 - \left(\alpha - \frac{1}{2}\right)^2 \\ 0 < \alpha < \frac{1}{2} & P_{FA} = (1 - \alpha)^2 & P_D = 1 \end{cases}$$

(e) (a)  $\alpha = 5/6$  (b)  $\alpha = 0.8$

**Ejercicio 7 (2.3)**

Se tiene un problema de clasificación binaria bidimensional definido por las siguientes verosimilitudes:

$$p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|0) = G\left(\mathbf{0}, \begin{bmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{bmatrix}\right)$$

$$p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|1) = G\left(\mathbf{m}, \begin{bmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{bmatrix}\right)$$

Represéntese en el plano  $X_1 - X_2$  la frontera de decisión que proporciona el decisor MAP cuando se satisfacen las siguientes condiciones:  $P_H(0) = P_H(1)$ ,  $v_0 = v_1$  y  $\rho = 0$ . Indique cómo se modificaría la frontera anterior si:

- (a) Las probabilidades a priori fuesen  $P_H(0) = 2P_H(1)$ .
- (b) Se incrementase el valor de  $\rho$ .

**Solution:** La frontera es la mediatriz de la recta que une los centros de las dos gaussianas.

- (a) Si la  $P_H(0)$  es mayor, la recta se desplaza hacia la verosimilitud de  $H = 1$ , es decir, hacia el punto  $\mathbf{m}$ .
- (b) No varía.

**Ejercicio 8 (2.2; 2.3; 2.6)**

En un problema de clasificación binaria se sabe que las observaciones presentan distribuciones discretas de Bernoulli con parámetros  $p_0$  y  $p_1$  ( $0 < p_0 < p_1 < 1$ ):

$$P_{X|H}(x|0) = \begin{cases} p_0 & x = 1 \\ 1 - p_0 & x = 0 \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases} \quad P_{X|H}(x|1) = \begin{cases} p_1 & x = 1 \\ 1 - p_1 & x = 0 \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

Para la toma de la decisión se dispone de un conjunto de  $K$  observaciones independientes y tomadas bajo la misma hipótesis:  $\{X^{(k)}\}_{k=1}^K$ . Se define el siguiente estadístico de las observaciones:  $T = \sum_{k=1}^K X^{(k)}$ , i.e., la variable aleatoria  $T$  es igual al número de observaciones que son igual a la unidad.

- (a) Obténgase el decisor ML basado en el conjunto de observaciones  $\{X^{(k)}\}_{k=1}^K$ . Exprésese el resultado en función de la v.a.  $T$ .
- (b) Sabiendo que la media y la varianza de una distribución Bernoulli con parámetro  $p$  valen  $p$  y  $p(1 - p)$ , respectivamente, determinénse las medias y varianzas del estadístico  $T$  bajo ambas hipótesis:  $m_0$  y  $v_0$  (para  $H = 0$ ) y  $m_1$  y  $v_1$  (para  $H = 1$ ).

Considérese para el resto del ejercicio  $p_0 = 1 - p_1$ .

Para  $K$  suficientemente grande, se decide aproximar la v.a.  $T$  mediante una distribución Gaussiana, tomando las medias y varianzas calculadas en el apartado anterior.

(c) Calcúlense las  $P_{FA}$  y  $P_M$  del decisor de umbral

$$\begin{array}{l} D = 1 \\ t \geq \eta \\ D = 0 \end{array}$$

en función del valor de  $\eta$ . Exprésese el resultado utilizando la función:

$$F(x) = 1 - Q(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right) dt$$

(d) Represéntese de forma aproximada la curva ROC del decisor anterior, indicando:

- Cómo se desplaza el punto de trabajo al aumentar  $\eta$ .
- Cómo se modificaría la curva ROC si creciese el número de observaciones disponibles ( $K$ ).
- Cómo varía la curva ROC si el valor de  $p_1$  crece (manteniendo la condición  $p_0 = 1 - p_1$ ).

**Solution:**

$$(a) \begin{array}{l} D = 1 \\ t \geq \eta \\ D = 0 \end{array} \quad \frac{K \ln \frac{1-p_1}{1-p_0}}{\ln \frac{1-p_1}{1-p_0} - \ln \frac{p_1}{p_0}} = \eta$$

$$(b) \quad \begin{array}{ll} m_0 = Kp_0 & m_1 = Kp_1 \\ v_0 = Kp_0(1-p_0) & v_1 = Kp_1(1-p_1) \end{array}$$

$$(c) \quad P_{FA} = F\left(\frac{\eta - K(1-p_1)}{\sqrt{Kp_1(1-p_1)}}\right) \quad P_M = 1 - F\left(\frac{\eta - Kp_1}{\sqrt{Kp_1(1-p_1)}}\right)$$

(d) Se tiene que si  $\eta \rightarrow -\infty$ ,  $P_{FA} = 0$  y  $P_D = 0$  y si  $\eta \rightarrow \infty$ ,  $P_{FA} = 1$  y  $P_D = 1$ .  
Al aumentar  $K$ , aumenta el área bajo la curva ROC.  
Al disminuir  $p_1$ , aumenta el área bajo la curva ROC.

### Ejercicio 9 (2.2)

Considérese un problema de decisión binario con hipótesis  $H = 0$  y  $H = 1$  y observación  $X$ . Cierta decisor adopta  $D = 1$  si  $X$  se encuentra en cierta región  $\mathcal{X}_1$  y  $D = 0$  en caso contrario, obteniendo probabilidades de falsa alarma y detección  $P_{FA}$  y  $P_D$ , respectivamente.

El decisor opuesto decide  $D' = 0$  si  $X$  se encuentra en  $\mathcal{X}_1$  y  $D' = 1$  en caso contrario, siendo  $P'_{FA}$  y  $P'_D$  sus probabilidades de falsa alarma y detección, respectivamente. Determinése la relación entre las probabilidades de falsa alarma y detección de ambos decisores.

**Solution:**

$$P'_{FA} = 1 - P_{FA} \quad P'_D = 1 - P_D$$

### Ejercicio 10 (2.3; 2.6)

Se tiene un problema de decisión binaria definido por las siguientes verosimilitudes:

$$p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|0) = G\left(\mathbf{0}, \begin{bmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{bmatrix}\right)$$

$$p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|1) = G\left(\mathbf{m}, \begin{bmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{bmatrix}\right)$$

siendo  $\mathbf{m} = [m, m]^T$ , con  $m > 0$  y  $|\rho| < 1$ .

- Sabiendo que  $P_H(0) = P_H(1)$ , obténgase el decisor bayesiano de mínima probabilidad de error. Representétese en el plano  $X_1 - X_2$  la frontera de decisión obtenida.
- Sobre el clasificador obtenido en a), compruébese que  $Z = X_1 + X_2$  es un estadístico suficiente para la decisión. Obténganse las verosimilitudes de  $H = 0$  y  $H = 1$  sobre la variable aleatoria  $Z$ ,  $p_{Z|H}(z|0)$  y  $p_{Z|H}(z|1)$ .
- Calcúlense las probabilidades de falsa alarma, de pérdida y de error del decisor anterior; exprese estas probabilidades utilizando la función

$$F(x) = 1 - Q(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right) dt$$

- Analícese cómo varía la probabilidad de error con el valor de  $\rho$ ; para ello, considérense los casos  $\rho = -1$ ,  $\rho = 0$  y  $\rho = 1$ . Indíquese sobre el plano  $X_1 - X_2$ , para cada valor de  $\rho$ , cómo se distribuyen las verosimilitudes, y representétese la frontera de decisión.

**Solution:**

$$\begin{array}{l} D = 1 \\ \text{(a) } x_1 + x_2 \geq m \\ D = 0 \end{array}$$

$$\begin{array}{l} D = 1 \\ \text{(b) } t \geq m \\ D = 0 \end{array}$$

$$p_{Z|H}(z|0) = G(0, 2(1 + \rho)) \quad p_{Z|H}(z|1) = G(2m, 2(1 + \rho))$$

$$\text{(c) } P_{\text{FA}} = P_{\text{M}} = P_e = 1 - F\left(\frac{m}{\sqrt{2(1 + \rho)}}\right)$$

$$\text{(d) Si } \rho \rightarrow -1 : P_e = 0 \quad \text{Si } \rho = 0 : P_e = 1 - F\left(\frac{m}{\sqrt{2}}\right) \quad \text{Si } \rho \rightarrow 1 : P_e = 1 - F\left(\frac{m}{2}\right)$$

### Ejercicio 11 (2.1)

Un problema de decisión ternario unidimensional con hipótesis equiprobables está definido por las siguientes verosimilitudes:

$$\begin{aligned} p_{X|H}(x|0) &= 2(1 - 2|x - \frac{1}{2}|), & 0 < x < 1 \\ p_{X|H}(x|1) &= 1, & 0 < x < 1 \\ p_{X|H}(x|2) &= 2x, & 0 < x < 1 \end{aligned}$$

- Determinése el decisor de mínima probabilidad de error.
- Discútase si el decisor anterior es equivalente al constituido por un primer decisor de mínima probabilidad de error que elige entre  $H = 0$  y  $\{H = 1 \cup H = 2\}$ , y tras ello, caso de aceptar la hipótesis  $\{H = 1 \cup H = 2\}$ , se aplica un segundo decisor, también de mínima probabilidad de error, para decidir entre  $H = 1$  y  $H = 2$ .

**Solution:**

$$\text{(a) } \begin{cases} D = 1 : & 0 < x < 1/4 \\ D = 0 : & 1/4 < x < 2/3 \\ D = 2 : & 2/3 < x < 1 \end{cases}$$



(b) $\begin{cases} D = 1 : & 0 < x < 1/2 \\ D = 2 & 1/2 < x < 1 \end{cases}$	Es distinto y peor que el anterior
--	------------------------------------

**Ejercicio 12 (2.3)**

Las verosimilitudes

$$p_{\mathbf{X}|H}(\mathbf{x}|0) = G(\mathbf{0}, v\mathbf{I})$$

$$p_{\mathbf{X}|H}(\mathbf{x}|1) = G(\mathbf{m}, v\mathbf{I})$$

donde  $\mathbf{0}$  y  $\mathbf{m}$  son vectores  $N$ -dimensionales de componentes 0 y  $\{m_n\}$ , respectivamente, e  $\mathbf{I}$  la matriz unitaria  $N \times N$ , corresponden a las observaciones  $X$  ( $N$ -dimensionales) en un problema de decisión binaria (gaussiano).

- (a) Diseñese el decisor ML.
- (b) Si  $P_H(0) = 1/4$ , diseñese el decisor de mínima probabilidad de error.
- (c) Calcúlense  $P_{FA}$  y  $P_M$  para el decisor ML. ¿Qué ocurre si crece el número de dimensiones y  $\{m_n\} \neq 0$ ?
- (d) Si en la práctica se tiene acceso a

$$Z = \mathbf{m}^T \mathbf{X} + N$$

donde  $N$  es  $G(m', v_n)$  e independiente de  $\mathbf{X}$ , en lugar de a las observaciones  $\mathbf{X}$ , ¿cómo ha de modificarse el diseño del decisor ML?

- (e) Calcúlense  $P'_{FA}$  y  $P'_M$  para el diseño del apartado d). ¿Cómo varían respecto a  $P_{FA}$  y  $P_M$ ?

Nota: Utilícese, cuando convenga, la función:

$$F(x) = 1 - Q(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right) dt$$

**Solution:**

$$(a) \mathbf{m}^T \mathbf{X} \underset{D=0}{\overset{D=1}{\geq}} \frac{1}{2} \|\mathbf{m}\|_2^2$$

$$(b) \mathbf{m}^T \mathbf{X} \underset{D=0}{\overset{D=1}{\geq}} \frac{1}{2} \|\mathbf{m}\|_2^2 - v \ln 3$$

$$(c) P_{FA} = P_M = F\left(-\frac{\|\mathbf{m}\|_2}{2\sqrt{v}}\right), \text{ tiende a 0 cuando } N \text{ se hace infinito.}$$

$$(d) z \underset{D=0}{\overset{D=1}{\geq}} \frac{1}{2} \|\mathbf{m}\|_2^2 + m'$$

$$(e) P'_{FA} = P'_M = F\left(-\frac{\|\mathbf{m}\|_2}{2\sqrt{v + \frac{v_n}{\|\mathbf{m}\|_2^2}}}\right) \text{ y crecen con } \frac{v_n}{\|\mathbf{m}\|_2^2}.$$

**Ejercicio 13 (2.2; 2.4)**

Considérese el problema de decisión binaria descrito por:

$$p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|0) = \begin{cases} \alpha x_2 & 0 < x_1 < \frac{1}{4} \quad 0 < x_2 < 1 \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

$$p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|1) = \begin{cases} \beta x_1 & 0 < x_1 < 1 \quad 0 < x_2 < \frac{1}{2} \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

- Tras obtener los valores de las constantes  $\alpha$  y  $\beta$ , represéntense las regiones de decisión correspondientes a un decisor LRT. Indíquese cómo varían las regiones de decisión en función del umbral del clasificador. ¿Existe algún valor de dicho umbral para el que el clasificador obtenido sea lineal?
- Obténganse las densidades de probabilidad marginales de  $x_1$  y  $x_2$  bajo ambas hipótesis ( $H = 0$  y  $H = 1$ ). ¿Qué relación estadística existe entre  $X_1$  y  $X_2$ ?
- Por sencillez, se decide utilizar un detector de umbral basado en una única observación, de  $X_1$  o de  $X_2$ :

$$\begin{array}{ll} \text{DEC1: } x_1 \underset{D=0}{\overset{D=1}{\geq}} \eta_1 & \text{DEC2: } x_2 \underset{D=1}{\overset{D=0}{\geq}} \eta_2 \end{array}$$

Calcúlense las probabilidades de falsa alarma y de detección de los clasificadores DEC1 y DEC2, expresándolas en función de los umbrales de dichos decisores:  $\eta_1$  y  $\eta_2$ , respectivamente.

- Dibújense las curvas características de operación (ROC) (i.e., las curvas que representan  $P_D$  en función de  $P_{FA}$ ) correspondientes a los decisores DEC1 y DEC2, y discútase cómo cambia el punto de operación de cada clasificador al modificar el valor del umbral correspondiente.
- A la luz de los resultados obtenidos, ¿puede concluirse que alguno de los dos decisores propuestos, DEC1 o DEC2, sea superior al otro?.

**Solution:**

- $\alpha = 8$  y  $\beta = 4$ .

Donde  $p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|0)$  o  $p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|1)$  son nulas se decide la hipótesis contraria. En la región donde ambas hipótesis no son nulas, considerando el LRT dado por

$$\frac{p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|0)}{p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|1)} \underset{D=1}{\overset{D=0}{\geq}} \eta, \text{ el decisor es:}$$

$$\begin{array}{ll} D=0 & \\ 2x_2 - \eta x_1 & \geq 0 \\ D=1 & \end{array}$$

Para  $\eta = 4$  la frontera es lineal.

- Las observaciones son independientes entre sí bajo ambas hipótesis.

$$\begin{array}{ll} p_{X_1|H}(x_1|0) = 4, & 0 < x_1 < \frac{1}{4} & p_{X_2|H}(x_2|0) = 2x_2, & 0 < x_2 < 1 \\ p_{X_1|H}(x_1|1) = 2x_1, & 0 < x_1 < 1 & p_{X_2|H}(x_2|1) = 2, & 0 < x_2 < \frac{1}{2} \end{array}$$

(c) DEC1: 
$$\begin{cases} P_{\text{FA}} = \begin{cases} 1 - 4\eta_1, & 0 < \eta_1 < 1/4 \\ 0, & 1/4 < \eta_1 < 1 \end{cases} \\ P_{\text{D}} = 1 - \eta_1^2, \quad 0 < \eta_1 < 1 \end{cases}$$

DEC2: 
$$\begin{cases} P_{\text{FA}} = \eta_2^2, \quad 0 < \eta_2 < 1 \\ P_{\text{D}} = \begin{cases} 2\eta_2, & 0 < \eta_2 < 1/2 \\ 1, & 1/2 < \eta_2 < 1 \end{cases} \end{cases}$$

(d) DEC1:  $\eta_1 = 1$  estamos en el punto  $P_{\text{FA}} = 0$  y  $P_{\text{D}} = 0$ , y si  $\eta_1 = 0$  estamos en el punto  $P_{\text{FA}} = 1$  y  $P_{\text{D}} = 1$ .  
 DEC2:  $\eta_2 = 1$  estamos en el punto  $P_{\text{FA}} = 1$  y  $P_{\text{D}} = 1$ , y si  $\eta_2 = 0$  estamos en el punto  $P_{\text{FA}} = 0$  y  $P_{\text{D}} = 0$ .

(e) No puede afirmarse que ninguno de los dos sea siempre mejor que el otro.

**Ejercicio 14 (2.1)**

En un problema de decisión  $M$ -aria bidimensional con observaciones  $\mathbf{x} = [x_1, x_2]^T$ , se comprueba que  $p_{X_1|X_2,H}(x_1|x_2, H = j)$  no depende de  $j$ . Se desea diseñar un decisor ML, aunque se sabe que las probabilidades a priori,  $\{P_H(j)\}_{j=1}^M$  son diferentes. Discútase cuál de los siguientes diseños es válido:

- (a)  $j^* = \arg \max_j \{p_{X_1|H}(x_1|j)\}$
- (b)  $j^* = \arg \max_j \{p_{X_2|H}(x_2|j)\}$
- (c)  $j^* = \arg \max_j \{p_{X_2,H}(x_2, j)\}$

**Solution:** (b)

**Ejercicio 15 (2.1)**

Se conocen las d.d.p. de tres variables aleatorias independientes:

$$p_{X_1}(x_1) = \begin{cases} 1, & 0 < x_1 < 1 \\ 0, & \text{en el resto} \end{cases}$$

$$p_{X_2}(x_2) = 2 \exp(-2x_2), \quad x_2 > 0$$

$$p_{X_3}(x_3) = 2 \exp(2(x_3 - 1)), \quad x_3 < 1$$

Considerando las hipótesis:

$$\begin{aligned} H = 1 : & \quad X = X_1 \\ H = 2 : & \quad X = X_2 \\ H = 3 : & \quad X = X_3 \end{aligned}$$

obtégase:

- (a) el decisor bayesiano que minimiza el coste medio global cuando las tres hipótesis son equiprobables y la política de costes es  $c_{ii} = 0$ ,  $i = 1, 2, 3$  y  $c_{ij} = c$  con  $i \neq j$ .
- (b) las probabilidades de decidir  $D = i$  dada la hipótesis  $H = i$ , i.e.,  $P(D = i|H = i)$  para  $i = 1, 2, 3$ .

Considerando ahora el problema de decisión binaria dado por:

$$\begin{aligned} H = 1 : & \quad X = X_1 \\ H = 0 : & \quad X = X_2 + X_3 \end{aligned}$$

obtégase:

- (c) el correspondiente decisor ML.

(d) las probabilidades de falsa alarma,  $P(D = 1|H = 0)$ , y de pérdidas,  $P(D = 0|H = 1)$ .

**Solution:**

- $D = 2 :$      $0 < x < 0.34$  y  $x > 1$   
 (a)  $D = 1 :$      $0.34 < x < 0.65$   
        $D = 3 :$      $0.65 < x < 1$  y  $x < 0$   
 (b)  $P(D = 1|H = 1) = 0.31$ ,  $P(D = 2|H = 2) = 0.6353$  y  $P(D = 3|H = 3) = 0.6353$   
 (c)  $D = 0 :$      $x < 0$  y  $x > 1$   
        $D = 1 :$      $0 < x < 1$   
 (d)  $P_{FA} = P(D = 1|H = 0) = 0.4323$  y  $P_M = P(D = 0|H = 1) = 0$

**Ejercicio 16 (2.2)**

Considérese el problema de decisión descrito por las siguientes verosimilitudes:

$$p_{X|H}(x|0) = \begin{cases} \frac{2}{a^2}x & 0 < x < a \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases} \quad p_{X|H}(x|1) = \begin{cases} \frac{1}{a} & 0 < x < a \\ 0 & \text{en el resto} \end{cases}$$

Represéntese la curva característica de operación ( $P_D$  vs  $P_{FA}$ ) del decisor LRT con un umbral genérico  $\eta$ . Represéntese sobre dicha curva el punto de trabajo del decisor de máxima verosimilitud.

**Solution:** La curva ROC viene dada por la siguiente ecuación:  $P_{FA} = P_D^2$ .

El punto de trabajo del decisor ML es:  $P_D = \frac{1}{2}$  y  $P_{FA} = \frac{1}{4}$

**Ejercicio 17 (2.2)**

Un problema de decisión binaria bidimensional viene caracterizado por la equiprobabilidad de las hipótesis y por las verosimilitudes

$$p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|0) = K_0 x_1(1 - x_2), \quad 0 < x_1, x_2 < 1$$

$$p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|1) = K_1 x_1 x_2, \quad 0 < x_1, x_2 < 1$$

( $K_0, K_1 > 0$ ).

- Calcúlense los valores de las constantes  $K_0$  y  $K_1$ .
- Establézcase el decisor de mínima probabilidad de error, e indíquese el carácter de los estadísticos  $X_1$  y  $X_2$ .
- Determinénse las ddp marginales  $p_{X_i|H}(x_i|j)$ ,  $i = 1, 2$  y  $j = 0, 1$ . ¿Qué relación estadística hay entre  $X_1$  y  $X_2$  bajo cada hipótesis?
- Calcúlense  $P_{FA}$ ,  $P_M$  y  $P_e$ .
- En la práctica, la medida de  $X_2$  viene acompañada de un ruido aditivo  $N$  independiente de  $X_1$  y  $X_2$ ; es decir, se observa  $Y = X_2 + N$ . Diseñese el decisor óptimo para esta situación cuando la ddp de este ruido tiene la forma:

$$p(n) = 1, \quad 0 < n < 1$$

- Calcúlense  $P'_{FA}$ ,  $P'_M$  y  $P'_e$  para la situación y el diseño del apartado anterior.

**Solution:**

(a)  $K_0 = K_1 = 4$

(b)  $x_2 \begin{matrix} D=1 \\ \geq \frac{1}{2} \\ D=0 \end{matrix}$ ;  $X_1$  es irrelevante para la decisión y  $X_2$  es un estadístico suficiente.

(c)  $p_{X_1|H}(x_1|0) = 2x_1, 0 < x_1 < 1$ ;  $p_{X_1|H}(x_1|1) = 2x_1, 0 < x_1 < 1$   
 $p_{X_2|H}(x_2|0) = 2(1 - x_2), 0 < x_2 < 1$ ;  $p_{X_2|H}(x_2|1) = 2x_2, 0 < x_2 < 1$   
 $X_1$  y  $X_2$  son independientes bajo cada hipótesis.

(d)  $P_{FA} = P_M = P_e = \frac{1}{4}$ .

(e) Llamando  $Y = X_2 + N$ , se seguirá cumpliendo:  $p_{X_1, Y|H}(x_1, y|i) = p_{X_1|H}(x_1|i)p_{Y|H}(y|i)$ ,  $i = 0, 1$  y bastará trabajar con  $Y$ , cuyas ddps (bajo cada hipótesis) se obtienen convolucionando las de  $X_2$  y de  $N$ :

$$p_{Y|H}(y|0) = \begin{cases} 0, & y < 0 \\ 2y - y^2, & 0 < y < 1 \\ 4 - 4y + y^2, & 1 < y < 2 \\ 0, & y > 2 \end{cases} \quad p_{Y|H}(y|1) = \begin{cases} 0, & y < 0 \\ y^2, & 0 < y < 1 \\ 2y - y^2, & 1 < y < 2 \\ 0, & y > 2 \end{cases}$$

$D = 1$   
resultando el decisor:  $y = x_2 + n \begin{matrix} \geq 1 \\ D = 0 \end{matrix}$

(f)  $P'_{FA} = P'_M = P'_e = \frac{1}{3}$ .

**Ejercicio 18 (2.2; 2.6)**

Un sistema genera dos observaciones,  $X_1$  y  $X_2$ , que, tanto bajo hipótesis  $H = 0$  como  $H = 1$ , son independientes e idénticamente distribuidas, siendo

$$\begin{aligned} p_{X_i|H}(x_i|1) &= 2x_i & 0 < x_i < 1 \\ p_{X_i|H}(x_i|0) &= 2(1 - x_i) & 0 < x_i < 1 \end{aligned}$$

Suponga hipótesis equiprobables.

(a) Determine el decisor MAP basado en  $X_1$  y calcule su probabilidad de error.

Sea DMAP1 el decisor del apartado a), suponga que si  $|x_1 - 0.5| < a$  (siendo  $0 < a < 0.5$ ), se observa  $X_2$  y, con objeto de seguir aplicando decisión por umbral, se descartan  $X_1$  y la decisión de DMAP1. En su lugar, se aplica un segundo decisor, basado en  $X_2$  y también MAP, que llamaremos DMAP2.

(b) Represente gráficamente sobre el plano  $X_1 - X_2$ , para un valor de  $a$  arbitrario, las regiones de decisión del esquema conjunto DMAP1-DMAP2.

(c) Determine la probabilidad de error global del esquema conjunto DMAP1-DMAP2.

(d) Determine la máxima reducción de la probabilidad de error global que puede conseguirse utilizando el esquema conjunto, respecto al decisor DMAP1.

(e) Compare las prestaciones del decisor conjunto DMAP1-DMAP2 con las del decisor MAP que utiliza simultáneamente  $X_1$  y  $X_2$ .

**Solution:**

(a)  $x_1 \begin{matrix} D=1 \\ \geq \frac{1}{2} \\ D=0 \end{matrix} \quad P_e = \frac{1}{4}$

- (b)  $D = 0 : x_1 < 1/2 - a \text{ y } 1/2 - a < x_1 < 1/2 + a, x_2 < 1/2$   
 $D = 1 : 1/2 - a < x_1 < 1/2 + a, x_2 > 1/2 \text{ y } x_1 > 1/2 + a$
- (c)  $P_e = a^2 - 0.5a + 0.25$
- (d) La variación máxima de la probabilidad de error es  $\frac{1}{16}$
- (e) DMAP( $X_1$  y  $X_2$ ):  $P_e = \frac{1}{6}$   
 DMAP1- DMAP2:  $P_e$  varía de  $\frac{1}{4}$  a  $\frac{1}{16}$

**Ejercicio 19 (2.2)**

Considérese el problema de decisión binaria descrito por:

$$p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|i) = a_i^2 \exp(-a_i(x_1 + x_2)) \quad x_1, x_2 > 0 \quad i = 0, 1$$

donde  $a_0 = 1$  y  $a_1 = 2$ .

- (a) Diseñese el decisor MAP correspondiente en función del parámetro  $R = P_H(1)/P_H(0)$ .
- (b) Compruébese que  $T = X_1 + X_2$  es un estadístico suficiente y calcúlense las verosimilitudes de dicho estadístico,  $p_{T|H}(t|i)$ ,  $i = 0, 1$ .
- (c) Calcúlense las probabilidades de falsa alarma, de pérdida y de error del decisor diseñado en (a).

**Solution:**

(a)  $D = 1 : x_1 + x_2 < \ln(4R)$   
 $D = 0 : x_1 + x_2 > \ln(4R)$

(b)  $D = 1 : t < \ln(4R)$   
 $D = 0 : t > \ln(4R)$

$$p_{T|H}(t|0) = t \exp(-t), \quad t > 0 \quad p_{T|H}(t|1) = 4t \exp(-2t), \quad t > 0$$

(c)  $P_{FA} = 1 - \frac{1 + \ln(4R)}{4R} \quad P_M = \frac{1 + 2\ln(4R)}{(4R)^2} \quad P_e = P_H(0) \left( 1 - \frac{3}{16R} - \frac{1}{8R} \ln(4R) \right)$

**Ejercicio 20 (2.2; 2.5)**

En un problema de decisión binaria con hipótesis equiprobables donde las verosimilitudes de las observaciones son:

$$p_{X|H}(x|0) = 2(1-x) \quad 0 < x < 1$$

$$p_{X|H}(x|1) = 1/a \quad 0 < x < a$$

siendo  $a \geq 1$  un parámetro determinista.

- (a) Considerando que la política de costes viene dada por:  $c_{00} = c_{11} = 0$  y  $c_{01} = c_{10} = 1$ , diseñese el decisor óptimo supuesto que es conocido el valor de  $a$ .

Supóngase ahora que el valor de  $a$  es desconocido. Se opta por aplicar una estrategia minimax, fijando para la toma de decisiones un umbral  $x_u^*$  elegido para minimizar el máximo coste medio; es decir,

$$x_u^* = \arg \left\{ \min_{x_u} \left\{ \max_a C(x_u, a) \right\} \right\}$$

siendo  $x_u$  un umbral de decisión genérico

$$\begin{array}{l} D = 1 \\ x \geq x_u \\ D = 0 \end{array}$$

- (b) Determinése  $x_u^*$ .  
 (c) Calcúlese el incremento del coste medio que se produce al aplicar la estrategia minimax respecto al que se tendría si el valor del parámetro  $a$  fuese conocido.

**Solution:**

$$(a) \begin{array}{l} D = 1 \\ x \geq 1 - \frac{1}{2a} \\ D = 0 \end{array} \quad 0 < x < a$$

$$(b) x_u^* = \frac{1}{2}$$

$$(c) \Delta P_e = \frac{1}{8} - \frac{1}{4a} \left(1 - \frac{1}{2a}\right) \text{ nulo para } a = 1 \text{ y positivo para } a > 1.$$

**Ejercicio 21 (2.3)**

Considérese el problema bidimensional binario Gaussiano

$$p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|0) = G\left(\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix}\right)$$

$$p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|1) = G\left(\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix}\right)$$

Las probabilidades de las hipótesis son  $P_H(0) = 2/3$  y  $P_H(1) = 1/3$ , y los costes asociados son  $c_{00} = c_{11} = 0$ ,  $c_{01} = c_{10} = 1$ .

- (a) Establézcase la expresión que proporciona el correspondiente decisor Bayesiano en función del vector de observaciones  $\mathbf{X}$ .  
 (b) Represéntese cómo se desplaza la frontera de decisión al variar el valor de  $P_H(0)$ .

**Solution:**

$$(a) \begin{array}{l} D = 1 \\ x_2 - x_1 \geq 10 \ln 2 \\ D = 0 \end{array}$$

- (b) Si aumenta  $P_H(0)$  la frontera se mueve hacia el punto  $[0, 1]^T$  y si disminuye  $P_H(0)$  la frontera se mueve hacia el punto  $[1, 0]^T$ .

**Ejercicio 22 (2.2; 2.4)**

Considérese un escenario de decisión radar en el que se sabe que los blancos que se desea detectar pueden causar ecos con dos niveles diferentes de intensidad:

$$\begin{array}{ll} H = 0 \text{ (no hay blanco):} & X = N \\ H = 1 \text{ (hay blanco):} & \begin{cases} H = 1a : & X = s_1 + N \\ H = 1b : & X = s_2 + N \end{cases} \end{array}$$

donde los valores reales  $s_1$  y  $s_2$  son los dos niveles de eco conocidos para cada tipo de blanco, y  $N$  es una v.a. con distribución  $G(0, 1)$ . Se sabe, además, que  $P_H(1a|1) = P$  y  $P_H(1b|1) = 1 - P$  ( $0 < P < 1$ ).

- (a) Establézcase la forma general del test de razón de verosimilitudes que permite discriminar  $H = 0$  frente a  $H = 1$ , y justifíquese que si los signos de  $s_1$  y  $s_2$  coinciden, dicho detector es un detector de un único umbral.
- (b) ¿Existen combinaciones de valores de  $s_1$  y  $s_2$  para los que un test de máxima verosimilitud decida siempre la misma hipótesis?
- (c) Asumiendo  $s_2 < s_1 < 0$  y el siguiente detector de umbral:

$$\begin{array}{c} D = 0 \\ x \geq \eta \\ D = 1 \end{array}$$

determinéense  $P_{FA}$  y  $P_D$  en función de  $\eta$  y exprese su resultado utilizando la función:

$$F(x) = 1 - Q(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right) dt$$

Represéntese de forma aproximada la curva ROC ( $P_D$  vs  $P_{FA}$  en función de  $\eta$ ) del detector, situando sobre la misma los puntos correspondientes a  $\eta \rightarrow \pm\infty$ , e indicando cómo varía el punto de trabajo en función del umbral.

- (d) Explíquese qué efectos tendrían sobre la ROC:
- aumentar  $s_1$ .
  - disminuir  $s_2$ .
  - aumentar  $P$ .
  - aumentar  $P_H(0)$ .

**Solution:**

$$(a) \quad P \exp\left(-\frac{1}{2}(s_1^2 - 2s_1x)\right) + (1 - P) \exp\left(-\frac{1}{2}(s_2^2 - 2s_2x)\right) \begin{array}{c} D = 1 \\ \geq \eta \\ D = 0 \end{array}$$

(b) No

$$(c) \quad P_{FA} = F(\eta), \quad P_D = 1 - PF(\eta - s_1) - (1 - P)F(\eta - s_2)$$

- (d)
- aumentar  $s_1$ : disminuye el area de la ROC
  - disminuir  $s_2$ : aumenta el area de la ROC
  - aumentar  $P$ : disminuye el area de la ROC
  - aumentar  $P_H(0)$ : no afecta

**Ejercicio 23 (2.2; 2.5)**

Considérese el problema de decisión binaria descrito por

$$\begin{array}{ll} p_{X|H}(x|0) = a_0 x^2 & |x| < 1 \\ p_{X|H}(x|1) = a_1 (3 - |x|) & |x| < 3 \end{array}$$

donde  $a_0$  y  $a_1$  son constantes, las probabilidades de las hipótesis son iguales y los costes  $c_{00} = c_{11} = 0$ ,  $c_{10} = c_{01} = c$  para  $c > 0$ .

- (a) Calcúlense las constantes  $a_0$  y  $a_1$ .
- (b) Determinése el decisor correspondiente.
- (c) Calcúlese la probabilidad de error de ese decisor.
- (d) Diséñese el decisor Neyman-Pearson que garantiza una  $P_{FA}$  no superior a un valor dado  $\alpha$ .



**Solution:**

- (a)  $a_0 = 3/2$  y  $a_1 = 1/9$ .
- (b)  $D = 1 : |x| < 0.43$  y  $|x| > 1$   
 $D = 0 : 0.43 < |x| < 1$
- (c)  $P_e = 0.184$ .
- (d)  $D = 1 : |x| < \alpha^{1/3}$  y  $|x| > 1$   
 $D = 0 : \alpha^{1/3} < |x| < 1$

**Ejercicio 24 (2.2)**

Considere el problema de decisión binaria especificado por los costes  $c_{00} = c_{11} = 0$ ,  $c_{01} = c_{10} = 1$ ,

$$\begin{aligned} p_{X|H}(x|0) &= \lambda_0 \exp(-\lambda_0 x) & x \geq 0 \\ p_{X|H}(x|1) &= \lambda_1 \exp(-\lambda_1 x) & x \geq 0 \end{aligned}$$

siendo  $\lambda_0 = 2\lambda_1$ .

- (a) Diseñe el decisor de mínimo coste medio suponiendo  $P_H(1) = 1/2$ .
- (b) Determine las probabilidades  $P_{FA}$  y  $P_M$  del decisor obtenido en (a).
- (c) Suponiendo que el verdadero valor de  $P_H(1)$  es  $P > 0$ , represente gráficamente el riesgo del detector obtenido en a) en función de  $P$ .
- (d) Se aplica la decisión anterior a dos observaciones independientes. Determine la probabilidad de cometer exactamente 0, 1 y 2 errores, en función de  $P$ .
- (e) Suponga que el riesgo asociado a las dos decisiones no es la suma de los costes de cada decisión, sino que
- El coste de acertar en ambas decisiones es 0.
  - El coste de cometer un solo error es 1.
  - El coste de cometer 2 errores es  $c = 18$ .

Represénte gráficamente el valor medio del riesgo total en función de  $P$ .

**Solution:**

- (a)  $x \geq \frac{1}{\lambda_1} \ln 2$   
 $D = 1$   
 $D = 0$
- (b)  $P_{FA} = 0.25$       $P_M = 0.5$
- (c)  $R = (1 + P)/4$
- (d)  $P\{0 \text{ errores}\} = \frac{1}{16}(3 - P)^2$   
 $P\{1 \text{ error}\} = 2 \cdot \frac{1}{4}(1 + P) \cdot \frac{1}{4}(3 - P)$   
 $P\{2 \text{ errores}\} = \frac{1}{16}(1 + P)^2$
- (e) El riesgo de dos decisiones es:  $P^2 + \frac{5}{2}P + \frac{3}{2}$ .

**Ejercicio 25 (2.2)**

Un instituto de estudios sociológico quiere predecir que partido va a ganar las próximas elecciones. Para ello lo primero que intenta evaluar es si la participación del electorado va a ser baja

o alta. Históricamente se sabe que una participación baja favorece al PDD y una participación alta favorece al CSI. La verosimilitud de que gane cada partido con una participación alta y baja se muestra en la siguiente tabla:

$p(\text{Participación} \mid \text{Partido ganador})$	baja	alta
PDD	0.7	0.3
CSI	0.4	0.6

Una vez que se ha medido la participación se mide el carisma del líder de cada partido político y se obtiene la siguiente tabla de probabilidades condicionada al partido ganador y a si la participación es alta o baja:

$p(\text{Carisma} \mid \text{Participación, Partido ganador})$	–	=	+
baja, PDD	0.6	0.3	0.1
alta, PDD	0.5	0.15	0.35
baja, CSI	0.4	0.2	0.4
alta, CSI	0.1	0.1	0.8

En la tabla, – indica que el líder del PDD es más carismático, + indica que el líder del CLI es más carismático e = indica que ambos tienen el mismo carisma.

Por último se realiza una encuesta a los ciudadanos sobre su intención de voto y se obtiene la siguiente tabla de verdad conjunta entre el partido ganador y lo que predijeron las encuestas:

$p(\text{Partido ganador, predicción})$	Pred. PDD	Pred. CSI
PDD	0.35	0.05
CSI	0.2	0.4

Para conocer la efectividad de las tres medidas (suponer que la victoria del CSI es la hipótesis nula), determine:

- El decisor de máxima verosimilitud para las pruebas de participación y carisma realizadas de forma conjunta. Asimismo, determine la probabilidad que se prediga de forma correcta que ganó el PDD y la de que ganó el CSI.
- El decisor de máximo a posteriori para las pruebas de participación y las encuestas realizadas de forma conjunta. Calcule la probabilidad de equivocarse.
- Calcule la ROC del LRT para las pruebas de participación y carisma realizadas de forma conjunta. Marque en ella la solución de máxima verosimilitud.
- Obtenga el detector de Neyman-Pearson para las tres pruebas de forma conjunta con una probabilidad de falsa alarma máxima de 0.1 y calcule la probabilidad de detección. Utilice para ello la siguiente tabla de probabilidades condicionadas a cada una de las hipótesis.

$P(\text{dat} \mid H_i)$	PDD baja	PDD baja	PDD baja	PDD alta	PDD alta	PDD alta	CSI baja	CSI baja	CSI baja	CSI alta	CSI alta	CSI alta
	–	=	+	–	=	+	–	=	+	–	=	+
PDD	0.3675	0.1837	0.0612	0.1312	0.0525	0.0788	0.0525	0.0262	0.0087	0.0187	0.0075	0.0112
CSI	0.0533	0.0267	0.0533	0.0200	0.0200	0.1600	0.1067	0.0533	0.1067	0.0400	0.0400	0.3200

### Solution:

- (a) El decisor ML es:

Participación \ Carisma	–	=	+
baja	PDD	PDD	CSI
alta	PDD	CSI	CSI

$$P\{D = \text{CSI} \mid H = \text{CSI}\} = 0.7 \text{ y } P\{D = \text{PDD} \mid H = \text{PDD}\} = 0.78$$

(b) El decisor MAP es:

Participación \ Predicción	Pred. PDD	Pred. CSI
baja	PDD	CSI
alta	CSI	CSI

$$P_e = 0.235$$

(c) La curva ROC viene dada por los siguientes puntos de trabajo

Rango de $\eta$	$P_{FA}$	$P_D$
$\eta < 0.21875$	1	1
$0.21875 < \eta < 0.4375$	0.52	0.895
$0.4375 < \eta < 0.75$	0.36	0.825
$0.75 < \eta < 2.5$	0.3	0.78
$2.5 < \eta < 2.625$	0.24	0.63
$2.625 < \eta$	0	0

El punto de trabajo del decisor ML se da cuando  $0.75 < \eta < 2.5$ .

(d) Para obtener el decisor de Neyman-Pearson el umbral del LRT debe estar en el intervalo de valores (4.92, 6.56). Y en ese caso  $P_D = 0.6824$

### Ejercicio 26 (2.2)

Los clientes de una compañía de seguros se dividen en dos clases, clientes prudentes ( $H = 0$ ) y clientes temerarios ( $H = 1$ ). La probabilidad de que un cliente prudente tenga  $k$  accidentes en un año se modela como una distribución de Poisson de parámetro unidad:

$$P_{K|H}(k|0) = \frac{\exp(-1)}{k!}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

mientras que en el caso de los clientes temerarios esta probabilidad se modela como una distribución de Poisson de parámetro 4:

$$P_{K|H}(k|1) = \frac{4^k \exp(-4)}{k!}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

(donde se considera  $0! = 1$ )..

- Diseñe un decisor de máxima verosimilitud que detecte si un cliente es prudente o temerario en función del número de accidentes que ha sufrido durante el primer año.
- Las prestaciones del decisor diseñado en el apartado anterior se pueden evaluar en función de dos parámetros:
  - el porcentaje de clientes prudentes que se clasifican como temerarios;
  - el porcentaje de clientes temerarios que se clasifiquen como prudentes y supongan pérdidas para la compañía;

Relacione esas cantidades con las probabilidades de falsa alarma, de detección, y calcule estas.

- Un estudio estadístico encargado por la compañía arroja que solamente uno de cada 17 clientes es temerario. Calcule el decisor de menor probabilidad de error a la vista de esta nueva información. Compare este decisor con el diseñado en el apartado (a) en términos de probabilidad de error, de falsa alarma y de pérdida.

**Solution:**

- $D = 1$   
 (a)  $k \geq 2.16.$   
 $D = 0$
- (b)  $P_{FA} = 8\%$  (es el porcentaje de clientes prudentes que abandonan la compañía).  
 $P_D = 76.2\%$  (es el porcentaje de clientes temerarios que se clasifican como tales)
- $D = 1$   
 (c)  $k \geq 4.16.$   $P_{FA} = 0.37\%$ .  $P_M = 37.11\%$  y  $P_e = 4\%$ .  
 $D = 0$   
 La  $P_e$  del decisor ML es  $8.9\%$ .

**Ejercicio 27 (2.2)**

Considere un problema de decisión binaria unidimensional con verosimilitudes  $p_{X|H}(x|h)$  y probabilidades a priori  $P_H(h)$ , con  $h \in \{0, 1\}$  y  $P_H(1) = 0.6$ .

- (a) Se sabe que  $P_{H|X}(h|x) = P_H(h)$ , para  $h \in \{0, 1\}$  y para todo  $x$ . Determine el decisor MAP.
- (b) ¿Cuál es la probabilidad de error del decisor obtenido en el apartado anterior?
- (c) Ignore ahora la condición del apartado (a). Por contra, se sabe que las verosimilitudes son simétricas una de otra, es decir,  $p_{X|H}(x|1) = p_{X|H}(-x|0)$ . **Determine un valor del umbral  $\mu$  que garantice que el decisor de la forma**

$$\begin{array}{l}
 D = 1 \\
 x \geq \mu \\
 D = 0
 \end{array}$$

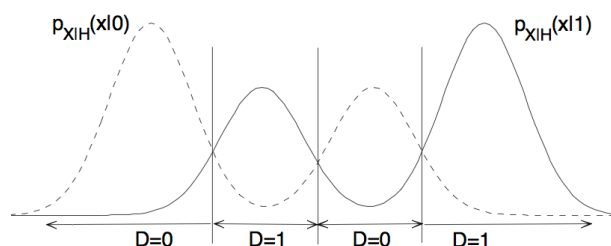
**verifica  $P_{FA} = P_M$ .**

- (d) Proponga, mediante una fórmula o un dibujo, un ejemplo de verosimilitudes simétricas (como en el apartado anterior) para las que el decisor ML no es de tipo umbral, es decir, no puede expresarse en la forma

$$\begin{array}{l}
 D = 1 \\
 x \geq \alpha \\
 D = 0
 \end{array}$$

**Solution:**

- (a) Siempre se decide  $D = 1$ .
- (b)  $P_e = 0.4$
- (c)  $\mu = 0$
- (d)



**Ejercicio 28 (2.3; 2.4)**

Considere un problema de decisión binaria con hipótesis equiprobables y observaciones caracterizadas por

$$\begin{aligned} H = 0 : & \quad X = N_0 \\ H = 1 : & \quad X = a + N_1 \end{aligned}$$

siendo  $a$  una constante conocida y  $N_0$  y  $N_1$  variables aleatorias gaussianas con distribuciones  $N_0 \sim G(0, v_0)$  y  $N_1 \sim G(0, v_1)$ , respectivamente.

- Para  $a > 0$ , ilustre gráficamente las regiones de decisión que se obtendrían en los casos  $v_0 > v_1$ ,  $v_0 < v_1$  y  $v_0 = v_1$ .
- Considere para el resto del ejercicio  $a = 0$ ,  $v_0 = 1$  y  $v_1 = 2$ . Obtenga la regla de decisión que minimiza la probabilidad de error del decisor.
- Obtenga las probabilidades de falsa alarma y de detección que se obtienen al utilizar el decisor anterior. Expresé el resultado haciendo uso de la función

$$F(u) = \int_{-\infty}^u \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{u^2}{2}\right) du$$

- Sobre una representación aproximada de la ROC de los decisores tipo LRT

$$\frac{p_{X|H}(x|1)}{p_{X|H}(x|0)} \underset{D=0}{\overset{D=1}{\geq}} \eta$$

indique cómo se desplazaría el punto de trabajo del decisor:

- al incrementar el umbral  $\eta$  del decisor.
- si crece la probabilidad a priori de la hipótesis  $H = 1$ .

**Solution:**

- Si  $v_0 = v_1$  se obtendría un decisor de único umbral, en caso contrario se obtienen decisores con dos umbrales.

$$\begin{aligned} D = 1 \\ (b) \quad |x| & \geq \sqrt{2 \ln 2} = x_u \\ D = 0 \end{aligned}$$

$$(c) \quad P_{FA} = 2F(-x_u), \quad P_D = 2F\left(\frac{-x_u}{\sqrt{2}}\right)$$

- Si  $\eta$  crece disminuyen  $P_{FA}$  y  $P_D$ . Si  $P_H(1)$  crece, manteniendo  $\eta$  constante, el punto de trabajo no varía.

**Ejercicio 29 (2.3; 2.6)**

Considere el problema de decisión binaria dado por las verosimilitudes

$$p_{\mathbf{X}|H} \left( \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} | H = 0 \right) \sim G \left( \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \right), \quad p_{\mathbf{X}|H} \left( \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} | H = 1 \right) \sim G \left( \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \right)$$

- Obtenga la expresión del decisor ML y compruebe que para la toma de la decisión es suficiente conocer la variable  $T = X_1 + X_2$ .
- Obtenga las densidades de probabilidad  $p_{T|H}(t|0)$  y  $p_{T|H}(t|1)$ .

- (c) Calcule las probabilidades de falsa alarma y de pérdida a partir de las verosimilitudes obtenidas en el apartado anterior. Exprese el resultado haciendo uso de la función

$$F(z) = \int_{-\infty}^z \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{u^2}{2}\right) du$$

**Solution:**

$$(a) \quad t = x_1 + x_2 \quad \begin{matrix} D = 1 \\ \geq 1 \\ D = 0 \end{matrix}$$

$$(b) \quad p_{T|H}(t|0) \sim G(0, 2) \text{ y } p_{T|H}(t|1) \sim G(2, 2).$$

$$(c) \quad P_{FA} = P_M = 1 - F\left(\frac{1}{\sqrt{2}}\right)$$

### Ejercicio 30 (2.2; 2.4 ; 2.5)

Se tiene un problema de clasificación binaria definido por las siguientes verosimilitudes:

$$p_{X|H}(x|0) = 2 \exp(-2x) \quad x > 0$$

$$p_{X|H}(x|1) = 1 \quad 0 < x < 1$$

- (a) Obtenga el test de razón de verosimilitudes para un valor genérico del umbral  $\eta$

$$\frac{p_{X|H}(x|1)}{p_{X|H}(x|0)} \quad \begin{matrix} D = 1 \\ \geq \eta \\ D = 0 \end{matrix}$$

- (b) Calcule la probabilidad de falsa alarma y de pérdidas del decisor anterior en función de  $\eta$

- (c) Represente la curva característica de operación del decisor e indique sobre la misma los puntos de trabajo de:

- El decisor de máxima verosimilitud
- El decisor máximo a posteriori si  $P_H(0) = 2P_H(1)$
- El decisor Neyman Pearson para  $P_{FA} \leq 0.1$

- (d) Considere ahora el siguiente decisor de umbral sobre la observación  $x$

$$\begin{matrix} D = 1 \\ x \geq \eta_u \\ D = 0 \end{matrix}$$

y obtenga su probabilidad de falsa alarma y de pérdidas en función de  $\eta_u$

- (e) Represente la curva característica de operación del decisor de umbral anterior y compárela con la curva característica del decisor LRT. ¿Qué esquema de decisión (el obtenido mediante el LRT o mediante un test de umbral) presenta mejores prestaciones? Justifique su respuesta.

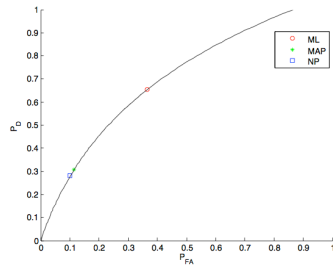
**Solution:**

$$(a) \quad \begin{cases} D = 1 : & \eta' < x < 1 \\ D = 0 : & 0 < x < \eta' \text{ y } x > 1 \end{cases}$$

donde  $\eta' = \frac{1}{2} \ln 2\eta$  y  $\eta' > 0$

$$(b) P_{FA} = \begin{cases} \exp(-2\eta') - \exp(-2) & 0 < \eta' < 1 \\ 0 & \eta' > 1 \end{cases} \quad P_M = \begin{cases} \eta' & 0 < \eta' < 1 \\ 1 & \eta' > 1 \end{cases}$$

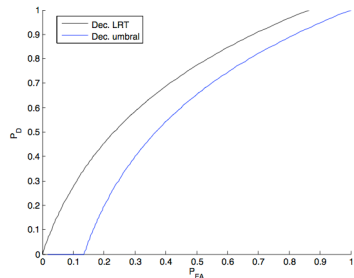
(c)



$$\begin{aligned} \text{ML :} \quad & P_{FA} = \frac{1}{2} - \exp(-2) \quad P_D = 1 - \frac{1}{2} \ln 2 \\ \text{MAP :} \quad & P_{FA} = \frac{1}{4} - \exp(-2) \quad P_D = 1 - \ln 2 \\ \text{N - P :} \quad & P_{FA} = 0.1 \end{aligned}$$

$$(d) P_{FA} = \exp(-2\eta_u) \quad P_M = \begin{cases} \eta_u & 0 < \eta_u < 1 \\ 1 & \eta_u > 1 \end{cases}$$

(e)



Como era de esperar la curva ROC del decisor LRT está por encima de la ROC del decisor de umbral, por lo que confirmamos que el decisor LRT presenta mejores prestaciones.

### Ejercicio 31 (2.2; 2.5)

Considere el problema de decisión binaria dado por las verosimilitudes

$$p_{X|H}(x|0) = n(1-x)^{n-1}, \quad 0 \leq x \leq 1$$

$$p_{X|H}(x|1) = nx^{n-1}, \quad 0 \leq x \leq 1$$

siendo  $n \geq 2$  un número natural.

- Determine las regiones de decisión de un decisor LRT, en función de su umbral,  $\eta$ .
- Determine, en función de  $n$  y  $\eta$ , las probabilidades de falsa alarma y pérdida.
- Determine el decisor minimax.

**Solution:**

$$(a) \quad x \begin{cases} D = 1 \\ \geq \frac{\eta^{\frac{1}{n-1}}}{1 + \eta^{\frac{1}{n-1}}} \\ D = 0 \end{cases}$$

$$(b) \quad P_{FA} = \left( \frac{1}{1 + \eta^{\frac{1}{n-1}}} \right)^n$$

$$P_M = \left( \frac{\eta^{\frac{1}{n-1}}}{1 + \eta^{\frac{1}{n-1}}} \right)^n$$

$$(c) \quad x \begin{matrix} D=1 \\ \geq \\ D=0 \end{matrix} \frac{1}{2}$$

**Ejercicio 32 (2.2)**

Considere un problema de clasificación binaria caracterizado por  $P_H(0) = P_H(1) = 1/2$ ,  $c_{00} = c_{11} = 0$ ,  $c_{01} = 9$ ,  $c_{10} = 8$ , y verosimilitudes

$$p_{X|H}(x|0) = 1 - \frac{x}{2}; \quad 0 \leq x \leq 2$$

$$p_{X|H}(x|1) = \frac{2}{3}; \quad 0 \leq x \leq 3/2$$

(a) Considere un clasificador LRT genérico:

$$\frac{p_{X|H}(x|0)}{p_{X|H}(x|1)} \begin{matrix} D=0 \\ \geq \\ D=1 \end{matrix} \eta$$

Muestre gráficamente las regiones de decisión de dicho clasificador en el intervalo  $x \in [0, 2]$ , indicando cómo varían dichas regiones con  $\eta$ .

(b) Calcule  $P_{FA}$  y  $P_D$  para el clasificador LRT, expresándolas como función de  $\eta$ .

(c) Diseñe el clasificador ML, y calcule sus  $P_{FA}$  y  $P_M$ .

(d) Considere ahora el siguiente clasificador de umbral genérico:

$$x \begin{matrix} D=1 \\ \geq \\ D=0 \end{matrix} \eta'$$

Obtenga, en función de  $\eta'$ , los valores de  $P_{FA}$  y  $P_D$ . Rellene la siguiente tabla particularizando las expresiones obtenidas para los valores indicados del umbral.

$\eta'$	0	0.5	1	1.5	2
$P_{FA}$					
$P_D$					

(e) Proporcione, en función del valor de  $\eta'$ , la expresión del coste medio para la familia de clasificadores de umbral considerada en el apartado anterior. Encuentre el valor de  $\eta'$  que minimiza dicho coste medio.

**Solution:**

(a) Si  $x > \frac{3}{2}$  siempre se decide  $D = 0$ . Si  $x < \frac{3}{2}$  el decisor LRT queda:

$$x \begin{matrix} D=1 \\ \geq \\ D=0 \end{matrix} 2 - \frac{4\eta}{3} = \mu$$

Que indica:



- Si  $\eta > \frac{3}{2}$  ( $\mu < 0$ ) siempre se decide  $D = 1$ .
  - Si  $\eta < \frac{3}{8}$  ( $\mu > \frac{3}{2}$ ) siempre se decide  $D = 0$ .
  - Si  $\frac{3}{2} < \eta < \frac{3}{8}$ , se decide  $D = 0$  si  $0 < x < \mu$  y  $D = 1$  si  $\mu < x < \frac{3}{2}$
- (b)
- Si  $\eta > \frac{3}{2}$  ( $\mu < 0$ ),  $P_{FA} = P_D = 1$ .
  - Si  $\eta < \frac{3}{8}$  ( $\mu > \frac{3}{2}$ ),  $P_{FA} = P_D = 0$ .
  - Si  $\frac{3}{2} < \eta < \frac{3}{8}$ ,  $P_{FA} = \frac{15}{16} - \mu + \frac{\mu^2}{4}$ ,  $P_D = 1 - \frac{2\mu}{3}$
- (c) Decisor ML ( $\eta = 1$  y  $\mu = \frac{2}{3}$ ):  $P_M = \frac{4}{9}$  y  $P_{FA} = \frac{55}{144}$
- (d) Si  $0 < \eta' < \frac{3}{2}$ :  $P_{FA} = 1 - \eta' + \frac{\eta'^2}{4}$  y  $P_D = 1 - \frac{2\eta'}{3}$   
 Si  $\frac{3}{2} < \eta' < 2$ :  $P_{FA} = 1 - \eta' + \frac{\eta'^2}{4}$  y  $P_D = 0$

$\eta'$	0	0.5	1	1.5	2
$P_{FA}$	1	$\frac{9}{16}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{16}$	0
$P_D$	1	$\frac{2}{3}$	$\frac{1}{3}$	0	0

- (e)  $\mathbb{E}\{c_{DH}\} = [\eta' - 2]^2 + 3\eta'$ , si  $0 < \eta' < \frac{3}{2}$   
 $\mathbb{E}\{c_{DH}\} = [\eta' - 2]^2 + \frac{9}{2}$ , si  $\eta' > \frac{3}{2}$   
 $\eta'^* = \frac{1}{2}$

**Ejercicio 33 (2.3; 2.6)**

Se tiene un problema de decisión binaria definido por las siguientes verosimilitudes:

$$p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|0) = G\left(\begin{bmatrix} -1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{bmatrix}\right)$$

$$p_{X_1, X_2|H}(x_1, x_2|1) = G\left(\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{bmatrix}\right)$$

siendo  $|\rho| < 1$ .

- (a) Obtenga el decisor de máxima verosimilitud.
- (b) Considere la v.a.  $Z = X_1 - \rho X_2$  y obtenga las verosimilitudes de  $H = 0$  y  $H = 1$  sobre dicha v.a.,  $p_{Z|H}(z|0)$  y  $p_{Z|H}(z|1)$ .
- (c) Considerando los resultados de los apartados anteriores, calcule las probabilidades de falsa alarma y de pérdida del decisor diseñado en (a); exprese estas probabilidades utilizando la función

$$F(x) = 1 - Q(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right) dt$$

**Solution:**

$$(a) \begin{array}{l} D = 1 \\ X_1 - \rho X_2 \geq 0 \\ D = 0 \end{array}$$

$$(b) p_{Z|H}(z|0) = G(-1, 1 - \rho^2) \quad p_{Z|H}(z|1) = G(1, 1 - \rho^2)$$

$$(c) P_{FA} = P_M = F\left(-\frac{1}{\sqrt{1-\rho^2}}\right)$$

**Ejercicio 34 (2.1; 2.2; 2.5)**

Considere un problema de decisión binaria con hipótesis equiprobables basado en la observación de una variable aleatoria  $X$ , con verosimilitudes.

$$p_{X|H}(x|0) = \begin{cases} 1, & 0 \leq x \leq 1 \\ 0, & \text{en el resto} \end{cases}$$

$$p_{X|H}(x|1) = \begin{cases} 2x, & 0 \leq x \leq 1 \\ 0, & \text{en el resto} \end{cases}$$

- (a) Calcule la probabilidad de error del decisor MAP.  
 (b) Determine el decisor Neyman-Pearson de probabilidad de falsa alarma  $P_{FA} \leq 1/4$ .  
 (c) Ahora suponga que la variable aleatoria hipótesis puede tomar un tercer valor  $H = 2$ , con verosimilitud

$$p_{X|H}(x|2) = \begin{cases} 2(1-x), & 0 \leq x \leq 1 \\ 0, & \text{en el resto} \end{cases}$$

Para el caso de que las 3 hipótesis sean equiprobables y se aplique una política de costes

$$c_{00} = c_{11} = c_{22} = 0, c_{02} = c_{10} = c_{12} = c_{20} = 1, c_{01} = c_{21} = 2$$

donde  $c_{dh}$  es el coste de decidir  $D = d$  cuando la hipótesis correcta es  $H = h$ , calcule el coste medio de tomar cada decisión a la vista de  $X$ , es decir, calcule

$$\mathbb{E}\{c_{0,H}|x\}, \mathbb{E}\{c_{1,H}|x\} \text{ y } \mathbb{E}\{c_{2,H}|x\}$$

- (d) Represente los costes medios calculados en el apartado anterior como funciones de la observación  $x$  y determine las regiones del decisor de mínimo coste medio.

**Solution:**

$$(a) P_e = \frac{3}{8}$$

$$(b) x \begin{matrix} D=1 \\ \geq \\ D=0 \end{matrix} \frac{3}{4}$$

$$(c) \mathbb{E}\{c_{0,H}|x\} = \frac{2}{3}x + \frac{2}{3} \quad \mathbb{E}\{c_{1,H}|x\} = 1 - \frac{2}{3}x \quad \mathbb{E}\{c_{2,H}|x\} = \frac{4}{3}x + \frac{1}{3}$$

$$(d) \begin{cases} D=2 & 0 \leq x \leq \frac{1}{3} \\ D=1 & \frac{1}{3} \leq x \leq 1 \end{cases}$$

**Ejercicio 35 (2.2)**

Considere el problema de decisión binaria dado por la observación  $\mathbf{x} = (x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2$  y verosimilitudes

$$p_{\mathbf{X}|H}(\mathbf{x}|1) = \exp(-x_1 - x_2), \quad x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$

$$p_{\mathbf{X}|H}(\mathbf{x}|0) = 2, \quad x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, x_1 + x_2 \leq 1$$

siendo  $P_H(1) = 4/5$ .

- (a) Determine el decisor ML.
- (b) Determine el decisor MAP.
- (c) Determine la probabilidad de error del decisor ML.
- (d) Determine la probabilidad de falsa alarma del decisor MAP.

**Solution:**

$$\begin{aligned} & D = 1 \\ (a) \quad & x_1 + x_2 \geq 1 \\ & D = 0 \end{aligned}$$

(b) Decide  $D = 0$  si  $\ln(2) < x_1 + x_2 < 1$ , decide  $D = 1$  en caso contrario.

$$(c) \quad P_e = (1 - 2e^{-1})/5$$

$$(d) \quad P_{FA} = \ln(2)^2$$

**Ejercicio 36 (2.2)**

Considere un problema de decisión binaria con hipótesis equiprobables definido por las siguientes verosimilitudes:

$$\begin{aligned} p_{X_1|H}(x_1|0) &= \begin{cases} 2x_1, & 0 \leq x_1 \leq 1 \\ 0, & \text{en el resto} \end{cases} \\ p_{X_1|H}(x_1|1) &= \begin{cases} 2(1 - x_1), & 0 \leq x_1 \leq 1 \\ 0, & \text{en el resto} \end{cases} \end{aligned}$$

Se sabe que los costes de acertar son nulos mientras que los de equivocarse unitarios ( $c_{00} = c_{11} = 0$ ,  $c_{10} = c_{01} = 1$ ).

- (a) Obtenga la familia de decisores LRT de la forma

$$\frac{p_{X_1|H}(x_1|0)}{p_{X_1|H}(x_1|1)} \underset{D=1}{\overset{D=0}{\geq}} \eta$$

y calcule su probabilidad de falsa alarma  $P_{FA}$  y de pérdida  $P_M$  en función de  $\eta$ .

- (b) A partir del resultado anterior obtenga la probabilidad de falsa alarma  $P_{FA}$  y de pérdida  $P_M$  del decisor bayesiano, así como la probabilidad de pérdida del decisor de Neyman Pearson para una probabilidad de falsa alarma de 0.01.
- (c) Se desea mejorar las prestaciones del decisor bayesiano proporcionado por la observación  $X_1$  y para ello se recurre a medir una nueva variable  $X_2$  que tiene, bajo cada hipótesis, la siguiente distribución:

$$\begin{aligned} p_{X_2|H}(x_2|0) &= \begin{cases} 3x_2^2, & 0 \leq x_2 \leq 1 \\ 0, & \text{en el resto} \end{cases} \\ p_{X_2|H}(x_2|1) &= \begin{cases} 3(1 - x_2)^2, & 0 \leq x_2 \leq 1 \\ 0, & \text{en el resto} \end{cases} \end{aligned}$$

Obtenga la probabilidad de falsa alarma  $P_{FA}$  y de pérdida  $P_M$  del decisor bayesiano basado en  $X_2$ .

- (d) Se desea analizar el *riesgo total* de cada uno de los decisores bayesianos propuestos, definido como suma del riesgo del decisor ( $r_{\phi_i}$ ) más el coste medio  $C_i$  de obtener la observación  $X_i$ , es decir,

$$R_{TOTi} = r_{\phi_i} + C_i.$$

Sabiendo que medir la observación  $X_1$  tiene un coste nulo, mientras que medir  $X_2$  tiene un coste medio  $a$ , indique para que valores de  $a$  el esquema de decisión basado sólo en  $X_1$  o el basado sólo en  $X_2$  proporciona un menor riesgo total.

**Solution:**

$$(a) \begin{matrix} D = 0 \\ x_1 \geq \frac{\eta}{1+\eta} = \eta' \\ D = 1 \end{matrix}$$

$$P_{FA} = \eta'^2 \text{ y } P_M = (1 - \eta')^2$$

$$(b) \text{ Decisor Bayesiano: } P_{FA} = \frac{1}{4} \text{ y } P_M = \frac{1}{4}$$

$$\text{Decisor N-P: } P_{FA} = 0.01 \text{ y } P_M = 0.81$$

$$(c) \begin{matrix} D = 0 \\ x_2 \geq \frac{1}{2} \\ D = 1 \end{matrix}$$

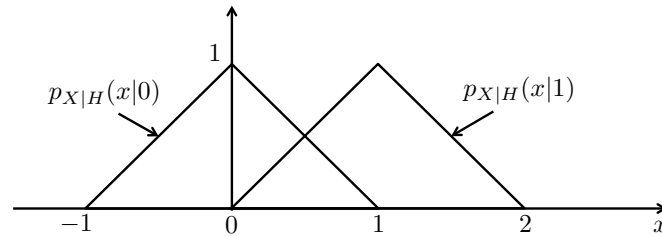
$$P_{FA} = \frac{1}{8} \text{ y } P_M = \frac{1}{8}$$

$$(d) R_{TOT1} = \frac{1}{4} \text{ y } R_{TOT2} = \frac{1}{8} + a$$

$$\text{Si } a < \frac{1}{8}, R_{TOT2} < R_{TOT1}. \text{ Y si } a > \frac{1}{8}, R_{TOT2} > R_{TOT1}.$$

**Ejercicio 37 (2.2; 2.4)**

Se tiene un problema de decisión binaria definido por las verosimilitudes representadas en la siguiente figura:



(a) Obtenga una expresión para las regiones de decisión de un decisor LRT genérico.

(b) Obtenga las probabilidades de falsa alarma y de pérdida y represente la curva ROC.

**Solution:**

$$(a) \begin{cases} -1 \leq x \leq 0 & D = 0 \\ 0 \leq x \leq 1 & x \geq \frac{\eta}{1+\eta} = \nu \\ 1 \leq x \leq 2 & D = 1 \end{cases}$$

$$(b) \begin{cases} -1 \leq \nu \leq 0 & P_M = 0 \\ 0 < \nu < 1 & P_{FA} = \frac{1}{2} (1 - \nu)^2 \quad P_M = \frac{1}{2} \nu^2 \\ 1 \leq \nu \leq 2 & P_{FA} = 0 \end{cases}$$

**Ejercicio 38 (2.2; 2.5)**

Considere el problema de decisión binaria dado por hipótesis equiprobables y verosimilitudes

$$p_{x|H}(x|1) = x \exp(-x), \quad x \geq 0 \quad (1)$$

$$p_{x|H}(x|0) = \exp(-x), \quad x \geq 0 \quad (2)$$

- Determine, en función de  $\eta$ , las regiones de decisión del decisor LRT de parámetro  $\eta$ .
- Determine, en función de  $\eta$ , las probabilidades de falsa alarma y de pérdida del decisor LRT.
- Determine la probabilidad de detección del detector de Neyman Pearson dado por  $P_{FA} \leq e^{-1}$ .
- Determine la probabilidad de error condicionada a la observación,  $P\{D \neq H|x\}$ , del decisor LRT de parámetro  $\eta$

**Solution:**

$$D = 1$$

$$(a) \quad x \geq \eta$$

$$D = 0$$

$$(b) \quad P_{FA} = e^{-\eta}, \quad P_D = 1 - (1 + \eta)e^{-\eta}$$

$$(c) \quad P_D = 2e^{-1}$$

$$(d) \quad P\{D \neq H|x\} = \begin{cases} \frac{x}{1+x}, & \text{si } x < \eta \\ \frac{1}{1+x}, & \text{si } x > \eta \end{cases}$$

**Ejercicio 39 (Decisión MAP binaria)**

Considere el problema de decisión binaria dado por la observación  $X \in [0, 2]$  y verosimilitudes

$$p_{X|H}(x|1) = \frac{1}{2}x$$

$$p_{X|H}(x|0) = \frac{3}{4}x(2-x)^2,$$

siendo  $P_H(1) = \frac{2}{5}$ .

- Determine el decisor MAP.
- Determine la probabilidad de pérdida del decisor MAP.

- (c) Suponga ahora que el mismo decisor que se ha obtenido en el apartado (a) se aplica a un escenario en el que la verosimilitud de  $H = 1$  es

$$p'_{X|H}(x|1) = \frac{7}{8}p_{X|H}(x|1) + \frac{1}{16},$$

mientras que la verosimilitud de  $H = 0$  sigue siendo la misma. Determine el incremento en la probabilidad de error que se produce como consecuencia de este cambio de escenario.

**Solution:**

$$(a) \begin{matrix} D = 1 \\ x \geq \frac{4}{3} \\ D = 0 \end{matrix}$$

$$(b) P_M = \frac{4}{9}$$

$$(c) \text{ Dado que la } P_{FA} \text{ no cambia y } P'_M = \frac{17}{36}, \text{ el incremento de la probabilidad de error es}$$

$$P_H(1)(P'_M - P_M) = \frac{1}{90}$$

**Ejercicio 40 (Decisión ML)**

Se toma una medida de la tensión instantánea  $X$  existente en un momento dado en un nodo de un circuito. Bajo la hipótesis nula  $H = 0$ , en dicho nodo sólo existe ruido gaussiano de media nula y varianza  $v$ . Bajo la hipótesis  $H = 1$  en dicho nodo existe únicamente una señal sinusoidal de media nula y amplitud  $\sqrt{v}$ . Dado que se desconoce la frecuencia de la señal sinusoidal y el instante en el que se toma la medida, se tiene que bajo  $H = 1$  se mide  $X = \sqrt{v} \cos \Phi$ , con  $\Phi$  una v.a. uniforme entre 0 y  $2\pi$ .

- Calcule las verosimilitudes de ambas hipótesis.
- Calcule el decisor de máxima verosimilitud para discernir entre ellas.
- Use la función  $h(a) = a - \log(1 - a)$  para expresar el decisor anterior y calcule las regiones de decisión en función de  $v$  y  $h^{-1}(\cdot)$ .
- Calcule la probabilidad de falsa alarma usando dicho decisor en función de  $h^{-1}(\cdot)$  y  $Q(z)$ .

Ayudas:

$$\frac{d \cos u}{du} = -\sin u \quad \frac{d \arccos u}{du} = \frac{-1}{\sqrt{1-u^2}} \quad \frac{d \sin u}{du} = \cos u \quad \frac{d \arcsin u}{du} = \frac{1}{\sqrt{1+u^2}}$$

Suponga conocida la función  $Q(z) = \int_{-\infty}^z \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2}} du$ .

Suponga conocida la función  $a = h^{-1}(\cdot)$  (función recíproca de  $h(\cdot)$ ).

**Solution:**

$$(a) p_{X|H}(x|0) = G(x|0, v), p_{X|H}(x|1) = \frac{1}{\pi\sqrt{v-x^2}} \quad \forall x \in [-\sqrt{v}, \sqrt{v}]$$

$$(b) \begin{matrix} D = 1 \\ h(\frac{x^2}{v}) \geq \log \frac{\pi}{2} \text{ si } x^2 < v, D = 0 \text{ en otro caso.} \\ D = 0 \end{matrix}$$

$$(c) h^{-1}(\log \frac{\pi}{2}) = \frac{x^2}{v} = 0.2126 \approx 0.21 \Rightarrow$$

$$D_0 : -\infty < x < -\sqrt{v} \cup -\sqrt{0.21v} < x < +\sqrt{0.21v} \cup +\sqrt{v} < x < +\infty$$

$$D_1 : -\sqrt{v} < x < -\sqrt{0.21v} \cup +\sqrt{0.21v} < x < +\sqrt{v}$$

$$(d) P_{FA} = 2(Q(1) - Q(\sqrt{0.21}))$$

**Ejercicio 41 (Decisión bayesiana)**

Considere el problema de decisión binario dado por las verosimilitudes:

$$\begin{aligned} p_{X|H}(x|0) &= \exp(-x), & x > 0 \\ p_{X|H}(x|1) &= \sqrt{\frac{2}{\pi}} \exp\left(-\frac{x^2}{2}\right), & x > 0 \end{aligned}$$

Sabiendo que  $P_H(0) = \sqrt{\frac{2}{\pi}} P_H(1)$  y  $c_{00} = c_{11} = 0$ ,  $c_{10} = \exp\left(\frac{1}{2}\right) c_{01}$ :

- (a) Determine las regiones de decisión del decisor MAP.
- (b) Calcule la probabilidad de error del decisor MAP. Expresé su resultado utilizando la función:

$$F(x) = 1 - Q(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right) dt$$

- (c) Determine las regiones de decisión del decisor bayesiano de mínimo coste medio.
- (d) Calcule la probabilidad de error del decisor obtenido en el apartado anterior.

**Solution:**

$$\begin{aligned} D &= 0 \\ (a) \quad x &\geq 2 \\ D &= 1 \end{aligned}$$

$$P_e = \frac{1}{1 + \sqrt{\frac{2}{\pi}}} \left[ \sqrt{\frac{2}{\pi}} (1 - \exp(-2)) + 2 - 2F(2) \right]$$

$$(b) \text{ Siempre se decide } D = 0, P_e = \frac{1}{\sqrt{\frac{2}{\pi}} + 1}$$

**Ejercicio 42 (Decisión no bayesiana)**

Considere el problema de decisión dado por las verosimilitudes:

$$\begin{aligned} p_{X|H}(x|1) &= \frac{\pi}{2} \sin\left(\frac{\pi}{2}x\right), & 0 < x < 1 \\ p_{X|H}(x|0) &= \frac{\pi}{2} \cos\left(\frac{\pi}{2}x\right), & 0 < x < 1 \end{aligned}$$

- (a) Determine las regiones de decisión del decisor LRT de parámetro  $\eta$ :

$$\frac{p_{X|H}(x|1)}{p_{X|H}(x|0)} \underset{D=0}{\overset{D=1}{\geq}} \eta.$$

- (b) Represente gráficamente, de forma aproximada, la ROC del decisor LRT.
- (c) Represente, sobre la ROC, el punto de operación del decisor ML.
- (d) Represente, sobre la ROC, el punto de operación del decisor minimax.
- (e) Represente, sobre la ROC, el punto de operación del decisor de Neyman Pearson con  $P_{FA} \leq 0.4$ .

**Solution:**

$$(a) \quad x \underset{D=0}{\overset{D=1}{\geq}} \frac{2}{\pi} \arctan(\eta),$$

(b) La ROC es un arco de circunferencia de radio 1 y centrado en (1,0).

$$(c) \quad (P_{FA}, P_D) = \left(1 - \frac{\sqrt{2}}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2}\right)$$

$$(d) \quad (P_{FA}, P_D) = \left(1 - \frac{\sqrt{2}}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2}\right)$$

$$(e) \quad (P_{FA}, P_D) = (0.4, 0.8)$$

**Ejercicio 43 (Decisión bayesiana y Neyman-Pearson)**

Considere el problema de decisión binaria dado por la observación  $X \in [0, 4]$  y verosimilitudes

$$p_{X|H}(x|0) = \frac{1}{8}x, \quad 0 \leq x \leq 4$$

$$p_{X|H}(x|1) = cx \exp(-x), \quad 0 \leq x \leq 4,$$

siendo  $c = (1 - 5 \exp(-4))^{-1}$ .

- (a) Determine las regiones de decisión de un decisor LRT de parámetro  $\eta$ .
- (b) Determine para qué valores de  $\eta$  se verifica  $P\{D = 0\} = 1$ .
- (c) Determine el decisor de Neyman-Pearson con  $P_{FA} \leq 0.1$ .

**Solution:**

$$(a) \quad x \underset{D=1}{\overset{D=0}{\geq}} \ln\left(\frac{8c}{\eta}\right)$$

$$(b) \quad \eta \geq 8c$$

$$(c) \quad x \underset{D=1}{\overset{D=0}{\geq}} \sqrt{1.6}$$

**Ejercicio 44 (Decisión gaussiana)**

Las variables aleatorias  $Z_1$  y  $Z_2$  sólo pueden tomar los valores  $-m$  o  $m$ . Bajo hipótesis  $H = 0$ , ambas variables toman el mismo valor. Esto conduce a dos posibles configuraciones bajo esta hipótesis, ambas con la misma probabilidad. Bajo hipótesis  $H = 1$ , ambas variables toman diferentes valores. Esto conduce a dos posibles configuraciones bajo esta hipótesis, ambas con la misma probabilidad. Las hipótesis  $H = 0$  y  $H = 1$  son equiprobables.

Las variables  $Z_1$  y  $Z_2$  no pueden observarse directamente. Sin embargo, podemos observar  $X_1$  y  $X_2$ , que son medidas ruidosas de  $Z_1$  and  $Z_2$  respectivamente, mediante un dispositivo que añade ruido gaussiano de media nula y varianza unidad, es decir,  $X_i = Z_i + N_i$ , siendo  $N_1$  y  $N_2$  independientes entre sí e independientes de  $Z_1$  y  $Z_2$ .

- (a) Determine  $P_{Z_1, Z_2|H}(z_1, z_2|h)$  para todos los posibles valores de  $z_1$ ,  $z_2$  y  $h$ .
- (b) Determine  $P_{X_1, X_2|Z_1, Z_2}(x_1, x_2|z_1, z_2)$ .



(c) Sin hacer cálculos, razone si

$$P_{X_1, X_2 | Z_1, Z_2}(x_1, x_2 | z_1, z_2)$$

es diferente o idéntica a  $P_{X_1, X_2 | Z_1, Z_2, H}(x_1, x_2 | z_1, z_2, h)$ .

(d) Determine las verosimilitudes de las hipótesis,  $P_{X_1, X_2 | H}(x_1, x_2 | 0)$  y  $p_{X_1, X_2 | H}(x_1, x_2 | 1)$ .

(e) Determine el decisor MAP para las observaciones  $x_1$  y  $x_2$ .

**Solution:**

(a)  $P_{Z_1, Z_2 | H}(m, m | 0) = P_{Z_1, Z_2 | H}(-m, -m | 0) = \frac{1}{2}$

$$P_{Z_1, Z_2 | H}(m, -m | 1) = P_{Z_1, Z_2 | H}(-m, m | 1) = \frac{1}{2},$$

$$P_{Z_1, Z_2 | H}(-m, m | 0) = P_{Z_1, Z_2 | H}(m, -m | 0) = 0,$$

$$P_{Z_1, Z_2 | H}(-m, -m | 1) = P_{Z_1, Z_2 | H}(m, m | 1) = 0$$

(b)  $\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \sim \mathcal{N}\left(\begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}\right)$

(c) Es idéntica, ya que  $x_1$  y  $x_2$  son independientes de  $h$  condicionalmente en  $z_1$  y  $z_2$ .

(d)  $P_{X_1, X_2 | H}(x_1, x_2 | 0) = \frac{1}{2} \mathcal{N}\left(\begin{bmatrix} m \\ m \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}\right) + \frac{1}{2} \mathcal{N}\left(\begin{bmatrix} -m \\ -m \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}\right)$

$$P_{X_1, X_2 | H}(x_1, x_2 | 1) = \frac{1}{2} \mathcal{N}\left(\begin{bmatrix} -m \\ m \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}\right) + \frac{1}{2} \mathcal{N}\left(\begin{bmatrix} m \\ -m \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}\right)$$

(e) Decide 0 para  $x_1 x_2 > 0$ , 1 en otro caso.

**Ejercicio 45 (Decisión bayesiana, ROC, min-max)**

Considere el problema de decisión binaria dado por la observación  $X \in \left[0, \frac{\pi}{2}\right]$  y verosimilitudes

$$p_{X|H}(x|0) = \cos(x), \quad 0 \leq x \leq \frac{\pi}{2}$$

$$p_{X|H}(x|1) = \sin(x), \quad 0 \leq x \leq \frac{\pi}{2},$$

(a) Determine las regiones de decisión de un decisor LRT de parámetro  $\eta \geq 0$ .

(b) Determine la ROC.

(c) Determine las regiones de decisión del decisor minimax.

Indicación: para todo  $\alpha \in \mathbb{R}$ ,  $\cos(\arctan(\alpha)) = \frac{1}{\sqrt{\alpha^2 + 1}}$

**Solution:**

(a) 
$$\begin{aligned} D &= 1 \\ x &\geq \arctan(\eta) \\ D &= 0 \end{aligned}$$

(b)  $P_D = \sqrt{P_{FA}(1 - P_{FA})}$

(c) 
$$\begin{aligned} D &= 1 \\ x &\geq \frac{\pi}{4} \\ D &= 0 \end{aligned}$$

**Ejercicio 46 (Decisión bayesiana)**

Considere el problema de decisión dado por hipótesis equiprobables y observaciones  $X_1, X_2, X_3$ , independientes entre sí bajo cualquiera de las hipótesis, e idénticamente distribuidas, con verosimilitudes

$$\begin{aligned} p_{X_n|H}(x|1) &= \exp(-x)u(x), & n &= 1, 2, 3 \\ p_{X_n|H}(x|0) &= 2 \exp(-2x)u(x) & n &= 1, 2, 3 \end{aligned}$$

Se aplican tres decisores MAP, uno por cada variable, de tal modo que la decisión  $D_n$  del decisor  $n$ -ésimo está basada solamente en la observación  $X_n$  (para  $n = 1, 2$  o  $3$ ).

- Determine las probabilidades de falsa alarma, pérdida y error de cada decisor.
- Determine la probabilidad de que, bajo hipótesis  $H = 0$ , los tres decisores tomen la misma decisión.
- Sea  $\mathbf{Z} = (D_1, D_2, D_3)$  el vector que contiene las tres decisiones. Considere el decisor MAP basado en la observación de  $\mathbf{Z}$  (es decir, el decisor no observa  $X_1, X_2$  o  $X_3$ , y su entrada es  $\mathbf{Z}$ ). Determine su decisión cuando  $\mathbf{Z} = (1, 1, 0)$ .

**Solution:**

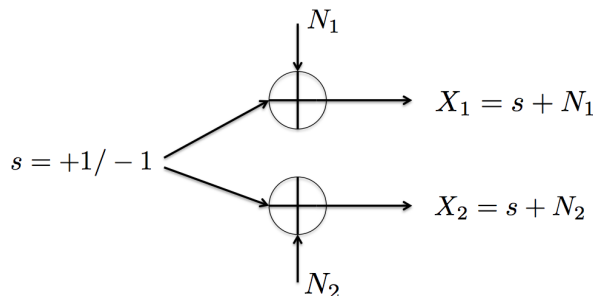
$$(a) P_M = \frac{1}{2}, P_{FA} = \frac{1}{4}, P_e = \frac{3}{8}.$$

$$(b) P = \frac{7}{64}.$$

(c) Decide 1.

**Ejercicio 47 (Decisión MAP)**

Se dispone de un sistema de comunicaciones en el que el transmisor envía, con la misma probabilidad a priori, un único símbolo (“+1” ó “-1”) de manera simultánea por dos canales ruidosos, tal y como se ilustra en la figura:



donde  $N_1$  y  $N_2$  son dos variables de ruido gaussiano, independientes entre sí, con medias nulas y varianzas  $\lambda v$  y  $(1 - \lambda)v$ , respectivamente, y  $v > 0$  y  $0 \leq \lambda \leq 1$  son constantes conocidas.

- Obtenga el decisor de mínima probabilidad de error, basado en la observación conjunta de  $X_1$  y  $X_2$ , que permite al receptor saber si se transmitió el símbolo “+1” ó “-1”.
- Obtenga la probabilidad de error del decisor anterior. Expresé su resultado utilizando la función:

$$F(x) = 1 - Q(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right) dt$$

- Analice el comportamiento del decisor (frontera de decisión y probabilidad de error) para los casos:  $\lambda = 0$  y  $\lambda = 1$ .

**Solution:**

$$(a) \begin{array}{l} D = 1 \\ (1 - \lambda)x_1 + \lambda x_2 \geq 0 \\ D = 0 \end{array}$$

$$(b) P_e = F\left(-\frac{1}{\sqrt{\lambda(1-\lambda)}v}\right)$$

(c) Si  $\lambda = 0$ ,  $X_2 = s$  (tiene varianza nula) y solo se usa esta observación para decidir.  $P_e = 0$ . Si  $\lambda = 1$  ocurre lo mismo pero con  $X_1$ .

**Ejercicio 48 (LRT, ROC, Minimax, NP)**

Considere el problema de decisión binario dado por hipótesis equiprobables y verosimilitudes

$$p_{X|H}(x|1) = \frac{1}{(1+x)^2}, \quad x \geq 0$$

$$p_{X|H}(x|0) = \frac{2x}{(1+x)^3}, \quad x \geq 0$$

- (a) Determine las regiones de decisión del decisor LRT de parámetro  $\eta$ .
- (b) Represente de forma aproximada la ROC del LRT.
- (c) Determine las regiones de decisión del decisor minimax.
- (d) Determine las regiones de decisión del decisor de Neyman-Pearson con  $P_{FA} \leq \frac{1}{16}$

Indicación: las funciones de distribución para las verosimilitudes dadas son:

$$F_{X|H}(x|1) = \frac{x}{(1+x)}, \quad x \geq 0$$

$$F_{X|H}(x|0) = \frac{x^2}{(1+x)^2}, \quad x \geq 0$$

**Solution:**

$$(a) \text{ Si } \eta > \frac{1}{2}, \begin{array}{l} D = 0 \\ x \geq \frac{1}{2\eta - 1} \\ D = 1 \end{array}$$

Si  $\eta < \frac{1}{2}$ , el decisor LRT decide siempre  $D = 1$ .

$$(b) P_D = \sqrt{P_{FA}}$$

$$(c) \begin{array}{l} D = 0 \\ x \geq \frac{1}{2}(1 + \sqrt{5}) \\ D = 1 \end{array}$$

$$(d) \begin{array}{l} D = 0 \\ x \geq \frac{1}{3} \\ D = 1 \end{array}$$

$$(e) \begin{array}{l} D = 0 \\ x \geq \frac{1}{2}(1 + \sqrt{5}) \\ D = 1 \end{array}$$

**Ejercicio 49 (Decisión ML)**

Considere el problema de decisión binario dado por las verosimilitudes:

$$p_{X|H}(x|1) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}\left(x - 4\sqrt{2\pi}\right)^2\right), \quad (3)$$

$$p_{X|H}(x|0) = \sqrt{2\pi} \exp\left(-\sqrt{2\pi}x\right), \quad x \geq 0 \quad (4)$$

- (a) Determine las regiones de decisión del decisor ML basado en  $x$ .
- (b) Determine la probabilidad de pérdida del decisor ML.
- (c) Determine la probabilidad de falsa alarma del decisor ML.

Cuando proceda, exprese el resultado utilizando la función

$$F(x) = 1 - Q(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right) dt$$

**Solution:**

- (a)  $D = 1$  si  $x \in [-\infty, 0] \cup [A, B]$ , siendo  $A = 5\sqrt{2\pi} - \sqrt{18\pi - 2\ln(2\pi)}$ ,  $B = 5\sqrt{2\pi} + \sqrt{18\pi - 2\ln(2\pi)}$ .
- (b)  $P_M = F(A - 4\sqrt{2\pi}) - F(-4\sqrt{2\pi}) + 1 - F(B - 4\sqrt{2\pi})$
- (c)  $P_{FA} = \exp(-\sqrt{2\pi}A) - \exp(-\sqrt{2\pi}B)$

**Ejercicio 50 (Decisor NP)**

Considere el problema de decisión binario dado por verosimilitudes

$$p_{X|H}(x|1) = 2x, \quad 0 \leq x \leq 1$$

$$p_{X|H}(x|0) = 1, \quad 0 \leq x \leq 1$$

- (a) Determine las regiones de decisión del decisor de Neyman-Pearson (NP) con  $P_{FA} \leq 0.1$ .
- (b) En este apartado y los siguientes, suponga que se obtienen  $n$  observaciones independientes,  $X_1, \dots, X_n$ , todas ellas dadas por las mismas verosimilitudes del apartado anterior. Sea  $Y = \max\{X_1, \dots, X_n\}$ . Determine  $P\{Y \leq y|H = 1\}$  y  $P\{Y \leq y|H = 0\}$ , en función de  $y > 0$ . (Indicaciones: (I) intente expresar la probabilidad del evento  $Y \leq y$  en función de las probabilidades de los eventos  $X_i \leq y$ , aprovechando la independencia entre observaciones, (II) el resultado tiene la forma  $P\{Y \leq y|H = h\} = y^{a_h n}$  siendo  $a_0$  y  $a_1$  constantes que debe determinar).
- (c) Determine las verosimilitudes  $p_{Y|H}(y|1)$  y  $p_{Y|H}(y|0)$
- (d) Determine el decisor NP basado en  $Y$  con  $P_{FA} < 0.19$
- (e) Determine la probabilidad de detección del decisor NP del apartado anterior.

**Solution:**

- (a)  $D = 1$   
 $x \geq 0.9.$   
 $D = 0$
- (b)  $P\{Y \geq y|H = 1\} = y^{2n}$ ,  $P\{Y \geq y|H = 0\} = y^n$

$$(c) \quad p_{Y|H}(y|1) = 2ny^{2n-1}, \quad p_{Y|H}(y|0) = ny^{n-1}$$

$$(d) \quad x \underset{D=1}{\geq} \underset{D=0}{0.81^{1/n}}$$

$$(e) \quad P_D = 0.3439$$

**Ejercicio 51 (LRT, ROC, Decisión MAP)**

Considere el problema de decisión binaria dado por la observación  $X$  y verosimilitudes

$$\begin{aligned} p_{X|H}(x|1) &= 2x, \quad 0 \leq x \leq 1, \\ p_{X|H}(x|0) &= 6x(1-x), \quad 0 \leq x \leq 1, \end{aligned} \quad (5)$$

siendo  $P_H(1) = \frac{3}{5}$ .

- Determine las regiones de decisión del decisor LRT de parámetro  $\eta$ .
- Determine y represente (de forma a aproximada) la ROC del decisor LRT.
- Determine las coordenadas en la ROC del decisor MAP.

**Solution:**

$$(a) \quad x \underset{D=0}{\geq} \underset{D=1}{1 - \frac{1}{3\eta}} = \mu$$

$$(b) \quad \text{Si } \mu \geq 0, \quad P_{FA} = 1 - 3\mu^2 + 2\mu^2, \quad P_D = 1 - \mu^2.$$

$$\text{Si } \mu < 0, \quad P_{FA} = 1, \quad P_D = 1.$$

$$(c) \quad (P_{FA}, P_D) = \left(\frac{1}{2}, \frac{3}{4}\right).$$

**Ejercicio 52 (Decisión bayesiana)**

El buque de cierta empresa cazatesoros busca un navío español hundido en el S. XVIII. A partir de las medidas de sus sensores obtenidas en un lugar secreto del océano, se ha obtenido una medida  $X$  correlacionada con la presencia del barco hundido: llamando  $H = 1$  a la hipótesis “hay un barco hundido” y  $H = 0$  a “no hay barco hundido”, se sabe que las verosimilitudes de las hipótesis bajo observación  $x$  son

$$p_{X|H}(x|1) = 4x^3, \quad 0 \leq x \leq 1$$

$$p_{X|H}(x|0) = 4(1-x)^3, \quad 0 \leq x \leq 1$$

A partir de otros indicios, se ha estimado que  $P_H(1) = 0.1$ . El comandante del buque debe decidir si lanza una operación submarina de exploración del fondo ( $D = 1$ ) o abandona la zona ( $D = 0$ ).

Se sabe que

- El coste de la operación submarina es de 100 MM\$(millones de dólares).
- El barco esconde un tesoro valorado en 1000 MM\$.

Suponga que el resto de costes y beneficios de la operación (coste de abandonar la zona, de extracción del tesoro, de comercialización del tesoro, etc) son despreciables frente a estas cifras.

- (a) Determine para qué valores de  $x$  debe abordarse la operación siguiendo un criterio de mínimo riesgo (coste medio).
- (b) Determine el riesgo del decisor obtenido en el apartado anterior.
- (c) El coste de la operación submarina es tan elevado que la empresa cazatesoros iría a la quiebra si el navío español no se encuentra en esa ubicación. Por este motivo, se decide utilizar un decisor que maximice la probabilidad de detección manteniendo acotada la probabilidad de falsa alarma en  $P_{FA} \leq 10^{-4}$ . Determine para qué valores de  $x$  debe abordarse la operación.
- (d) La empresa cazatesoros sabe que otra empresa rival ha podido adelantarse a sus planes. Se considera que la probabilidad de que el barco hundido ya no contenga ningún tesoro es de 0.2. Determine el riesgo del decisor obtenido en el apartado a) en estas condiciones.

**Solution:**

$$(a) \begin{array}{l} D = 1 \\ x \geq \frac{1}{2} \\ D = 0 \end{array}$$

$$(b) r = -\frac{315}{4} = -78.75$$

$$(c) \begin{array}{l} D = 1 \\ x \geq \frac{9}{10} \\ D = 0 \end{array}$$

$$(d) r' = -60$$

**Ejercicio 53 (Decisión MAP)**

Considere el problema de decisión binaria dado por la observación  $\mathbf{X} = (x_1, x_2)$  y verosimilitudes

$$\begin{aligned} p_{\mathbf{X}|H}(\mathbf{x}|1) &= x_1 + x_2, \quad 0 \leq x_1 \leq 1, \quad 0 \leq x_2 \leq 1, \\ p_{\mathbf{X}|H}(\mathbf{x}|0) &= \frac{6}{5} (x_1^2 + x_1), \quad 0 \leq x_1 \leq 1, \quad 0 \leq x_2 \leq 1, \end{aligned} \quad (6)$$

siendo  $P_H(1) = \frac{6}{11}$ .

- (a) Determine las regiones de decisión del decisor MAP y represente, de forma aproximada, sobre el plano  $x_1 - x_2$ , la frontera de decisión.
- (b) Determine la probabilidad de pérdida del decisor.
- (c) Determine las regiones de decisión del decisor MAP basado solamente en  $x_2$ .

**Solution:**

$$(a) \begin{array}{l} D = 1 \\ x_2 \geq x_1^2 \\ D = 0 \end{array}$$

$$(b) P_M = \frac{7}{20}$$

$$(c) \begin{array}{l} D = 1 \\ x_2 \geq \frac{1}{3} \\ D = 0 \end{array}$$

**Ejercicio 54 (ROC, Decisión Bayesiana)**

Considere el problema de decisión binaria dado por la observación  $\mathbf{X} = (x_1, x_2)$  y verosimilitudes

$$\begin{aligned} p_{\mathbf{X}|H}(\mathbf{x}|1) &= a^2 \exp[-a(x_1 + x_2)], & x_1, x_2 > 0, \\ p_{\mathbf{X}|H}(\mathbf{x}|0) &= b^2 \exp[-b(x_1 + x_2)], & x_1, x_2 > 0, \end{aligned} \quad (7)$$

para  $b$  y  $a$  dos constantes reales positivas, con  $b > a$ .

- (a) Demuestre que el test de razón de verosimilitudes de dicho problema puede escribirse como

$$\begin{aligned} D &= 1 \\ t &\geq \eta, \\ D &= 0 \end{aligned}$$

donde se ha definido la variable aleatoria  $T = X_1 + X_2$ . Obtenga el valor de umbral del test anterior correspondiente al decisor ML.

- (b) Determine las verosimilitudes de ambas hipótesis expresadas en función de la variable aleatoria  $T$ , i.e.,  $p_{T|H}(t|i)$ ,  $i = 0, 1$ .
- (c) Determine las probabilidades de pérdida y de falsa alarma del decisor LRT en función del valor del umbral  $\eta$ .
- (d) Dibuje de forma aproximada la curva ROC, y sitúe sobre ella los puntos de operación correspondientes a  $\eta = 0$ ,  $\eta = \infty$ , al decisor de Neyman-Pearson con probabilidad de falsa alarma  $P_{FA} = 0.1$ , y al decisor ML para el caso particular  $b = 3a$ .
- (e) Si se sabe que las hipótesis son equiprobables, calcule el riesgo medio del decisor para la siguiente política de costes:  $c_{00} = 0$ ,  $c_{11} = 0.5$ , y  $c_{01} = c_{10} = 1$ . Obtenga la expresión del umbral que miniza dicho riesgo medio.

**Solution:**

- (a)  $\eta_{ML} = \frac{2 \ln(b/a)}{b-a}$
- (b)  $p_{T|H}(t|1) = a^2 t \exp(-at)$ ,  $t > 0$   
 $p_{T|H}(t|0) = b^2 t \exp(-bt)$ ,  $t > 0$
- (c)  $P_M = 1 - (1 + a\eta) \exp(-a\eta)$  y  $P_{FA} = (1 + b\eta) \exp(-b\eta)$
- (d) Para  $\eta = 0$ , se tiene  $P_{FA} = P_D = 1$ ; para  $\eta = \infty$ , se tiene  $P_{FA} = P_D = 0$
- (e)  $\bar{r} = \frac{\eta}{2} \left[ \frac{a^2}{2} \exp(-a\eta) - b^2 \exp(-b\eta) \right]$   
 $\eta^* = \frac{\ln 2 + 2 \ln(b/a)}{b-a}$

**Ejercicio 55 (ML, NP)**

Considere el problema de decisión binaria dado por las siguientes verosimilitudes

$$\begin{aligned} p_{X|H}(x_1, x_2|1) &= 4 \exp(-2(x_1 + x_2)), & x_1 \geq 0, & x_2 \geq 0, \\ p_{X|H}(x_1, x_2|0) &= 1, & 0 \leq x_1 \leq 1, & 0 \leq x_2 \leq 1, \end{aligned} \quad (8)$$

- (a) Determine las regiones de decisión del decisor ML y represente en el plano  $x_1 - x_2$  dichas regiones.
- (b) Obtenga el decisor de Neyman-Pearson para una probabilidad de falsa alarma de 0.005.

Nota: si le resulta necesario puede considerar  $\ln(2) = 0.7$ .

**Solution:**

- (a)  $x_1 \geq 1$  o  $x_2 \geq 1 : D = 1$   
 $x_1, x_2 \leq 1 \quad y \quad x_1 + x_2 < 0.7 : D = 1$   
 $x_1, x_2 \leq 1 \quad y \quad x_1 + x_2 > 0.7 : D = 0$
- (b)  $x_1, x_2 \geq 1 : D = 1$   
 $x_1, x_2 \leq 1 \quad y \quad x_1 + x_2 < \eta : D = 1$   
 $x_1, x_2 \leq 1 \quad y \quad x_1 + x_2 > \eta : D = 0$   
con  $\eta = 0.1$

**Ejercicio 56 (MAP, Error probability)**

Se desea averiguar si cierto cultivo celular prospera en un medio líquido determinado. Para ello, se mide la temperatura  $X$  del cultivo (en grados centígrados) tras un tiempo  $t > 1$  (medido en minutos). Se sabe que, cuando el cultivo prospera, la temperatura está dada por

$$X = 10 \cdot t \exp(-t) + R$$

siendo  $R$  una variable aleatoria de ruido gaussiano de media 0 y varianza 4.

Sin embargo, cuando el cultivo no prospera, la temperatura evoluciona según

$$X = 10 \exp(-t) + R$$

A priori, la probabilidad de que el cultivo prospere es  $P_H(1) = 0.5$ . Se mide la temperatura tras  $t$  minutos, y se desea determinar si el cultivo celular ha prosperado o no.

- (a) Determine la decisión de mínima probabilidad de error.
- (b) Determine la probabilidad de error. Expresé el resultado utilizando la función de distribución normalizada

$$F(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{z^2}{2}\right) dz$$

- (c) Determine cuánto tiempo debe esperarse para medir la temperatura, de tal modo que se minimice la probabilidad de error.
- (d) Transcurrido el tiempo obtenido en el apartado anterior, se mide una temperatura de 10 grados centígrados. Determine una expresión para la probabilidad de que el cultivo haya prosperado.

**Solution:**

(a)

$$X \underset{D=0}{\overset{D=1}{\geq}} 5(t+1) \exp(-t)$$

(b)

$$P_e = F\left(\frac{5}{2}(1-t) \exp(-t)\right)$$

(c)

$$t = 2$$

(d)

$$TBD$$



**Ejercicio 57 (LRT, ROC, MAP, Bayesian Decision)**

Considere el problema de decisión binaria unidimensional con verosimilitudes

$$p_{X|H}(x|1) = 3(1-x)^2, \quad 0 \leq x \leq 1,$$

$$p_{X|H}(x|0) = 1, \quad 0 \leq x \leq 1,$$

Se puede comprobar que el test de razón de verosimilitudes para este problema es equivalente a la aplicación de un umbral sobre  $x$ :

$$\begin{array}{ccc} D = 0 & & \\ x & \geq & \eta \\ D = 1 & & \end{array}$$

- Calcule las probabilidades de detección y falsa alarma en función de  $\eta$ .
- Represente la curva ROC, y sitúe sobre ella el punto correspondiente al decisor MAP para  $P_H(1) = \frac{3}{4}$ .
- Sabiendo que  $c_{00} = c_{11} = 0$ ,  $c_{01} = 1$  y  $c_{10} = 3$ , exprese el coste medio del clasificador en función de  $\eta$ , y obtenga el valor del umbral que minimiza dicho coste medio.

**Solution:**

- $P_{FA} = \eta$ ;  $P_D = 1 - (1 - \eta)^3$
- $P_D = 1 - (1 - P_{FA})^3$ . Para el clasificador MAP:  $P_{FA} = \frac{2}{3}$  y  $P_D = \frac{26}{27}$
- $\bar{C} = \frac{3}{4} [(1 - \eta)^3 + \eta]$ ;  $\eta^* = 1 - \frac{\sqrt{3}}{3}$

**Ejercicio 58 (ML, MAP, Error probability)**

Considere un problema de decisión con tres hipótesis, cuyas verosimilitudes son

$$p_{\mathbf{X}|H}(\mathbf{x}|0) = 1, \quad 0 \leq x_1 \leq 1, \quad 0 \leq x_2 \leq 1,$$

$$p_{\mathbf{X}|H}(\mathbf{x}|1) = \frac{4}{9}, \quad \frac{1}{2} \leq x_1 \leq 2, \quad \frac{1}{2} \leq x_2 \leq 2,$$

$$p_{\mathbf{X}|H}(\mathbf{x}|2) = \frac{1}{4}, \quad 1 \leq x_1 \leq 3, \quad 1 \leq x_2 \leq 3$$

- Encuentre las regiones de decisión del clasificador de máxima verosimilitud.
- Determine la condición que deben cumplir  $P_H(1)$  y  $P_H(2)$  para que el decisor MAP decida en favor de la hipótesis  $H = 2$  para cualquier  $\mathbf{x}$  que pertenezca al dominio de  $p_{\mathbf{X}|H}(\mathbf{x}|2)$ .
- Si se sabe que  $P_H(0) = \frac{1}{2}$  y  $P_H(2) = 2P_H(1)$ , calcule la probabilidad de error dado  $\mathbf{x}$  del decisor MAP.
- Para las probabilidades a priori proporcionadas en el apartado anterior, encuentre las regiones de decisión del clasificador MAP basado únicamente en la observación de  $X_1$  y calcule su probabilidad de error.
- Se define un problema de decisión binario con hipótesis:

$$\begin{array}{lll} H' = 0 & \text{si} & H \in \{0, 2\} \\ H' = 1 & \text{si} & H = 1 \end{array}$$

Encuentre las regiones de decisión del clasificador MAP basado únicamente en  $X_1$ , y calcule su probabilidad de error.

**Solution:**

- (a) Denoting as  $\mathcal{R}_0$ ,  $\mathcal{R}_1$ , and  $\mathcal{R}_2$  the domains of  $p_{\mathbf{X}|H}(\mathbf{x}|0)$ ,  $p_{\mathbf{X}|H}(\mathbf{x}|1)$ , and  $p_{\mathbf{X}|H}(\mathbf{x}|2)$ , respectively, the ML criterion results in the following regions:

$$\begin{cases} D = 0, & \text{if } \mathbf{x} \in \mathcal{R}_0 \\ D = 1, & \text{if } \mathbf{x} \in \mathcal{R}_1 \setminus \mathcal{R}_0 \text{ (i.e., } \mathbf{x} \in \{\mathbf{z} | \mathbf{z} \in \mathcal{R}_1 \text{ and } \mathbf{z} \notin \mathcal{R}_0\}) \\ D = 2, & \text{if } \mathbf{x} \in \mathcal{R}_2 \setminus \mathcal{R}_1 \end{cases}$$

(b)  $P_H(2) > \frac{16}{9}P_H(1)$

- (c) MAP criterion:

$$\begin{cases} D = 0, & \text{if } \mathbf{x} \in \mathcal{R}_0 \\ D = 1, & \text{if } \mathbf{x} \in \{\mathbf{z} | \mathbf{z} \in \mathcal{R}_1 \text{ and } \mathbf{z} \notin \mathcal{R}_0 \text{ and } \mathbf{z} \notin \mathcal{R}_2\} \\ D = 2, & \text{if } \mathbf{x} \in \mathcal{R}_2 \end{cases}$$

$$P_e(\mathbf{x} \in \mathcal{R}_0 \cap \mathcal{R}_1) = \frac{4}{31}; P_e(\mathbf{x} \in \mathcal{R}_1 \cap \mathcal{R}_2) = \frac{8}{17}; P_e(\text{otro } \mathbf{x}) = 0$$

- (d) MAP criterion:

$$\begin{cases} D = 0, & \text{if } x_1 \in (0, 1) \\ D = 2, & \text{if } x_1 \in (1, 3) \end{cases}$$

$$P_e = P_H(1) = \frac{1}{6}$$

- (e) MAP criterion:  $D' = 0 \quad \forall x_1 \in (0, 3)$

$$P_e = P_{H'}(1) = \frac{1}{6}$$

**Ejercicio 59 (MAP, Bayesian Decision)**

Considere el problema de decisión binaria dado por las siguientes verosimilitudes

$$\begin{aligned} p_{X|H}(x|1) &= \frac{3}{4}(1-x^2), & |x| \leq 1, \\ p_{X|H}(x|0) &= \frac{15}{16}(1-x^2)^2, & |x| \leq 1, \end{aligned}$$

siendo  $P_H(1) = \frac{1}{3}$ .

- Determine las regiones de decisión del decisor MAP.
- Determine la probabilidad de detección del decisor MAP.
- Determine para qué valores de  $c$  el decisor bayesiano dado por los costes  $c_{00} = c_{11} = 0$ ,  $c_{10} = c$ ,  $c_{01} = 1$  decide siempre  $D = 1$ .

**Solution:**

(a) 
$$\begin{matrix} D = 1 \\ |x| \geq \sqrt{\frac{3}{5}} \\ D = 0 \end{matrix}$$

(b) 
$$P_D = 1 - \frac{6}{5}\sqrt{\frac{3}{5}}$$

(c) 
$$c \leq \frac{2}{5}$$

**Ejercicio 60 (LRT, ML)**

Para determinar la presencia de una bacteria en un cultivo se ha desarrollado un test basado en la medición de la concentración de  $\text{CO}_2$  en el cultivo. El nivel basal (en ausencia de la bacteria) de dicha concentración puede caracterizarse por la distribución gamma:

$$p_T(t) = (0.15)^2 t \exp(-0.15t), \quad t > 0.$$

En muestras contaminadas por la bacteria, se espera que el valor de la concentración aumente en 20 unidades respecto del nivel basal, por lo que las dos hipótesis a considerar son:

$$\begin{aligned} H = 0 & : X = T \\ H = 1 & : X = T + 20 \end{aligned} \quad (9)$$

Se estima que la probabilidad a priori de que una muestra esté contaminada es 0.2.

- Obtenga la expresión de las verosimilitudes de ambas hipótesis, expresándolas en términos de la variable aleatoria  $X$ .
- Determine las regiones de decisión del test de razón de verosimilitudes (LRT), en función del parámetro  $\eta$ .
- Particularice las regiones de decisión para el decisor ML y el de mínima probabilidad de error.
- Obtenga expresiones generales para las  $P_{\text{FA}}$  y  $P_{\text{D}}$  en función del umbral del LRT. Simplifique dichas expresiones al máximo, de manera que su solución no contenga ninguna integral.
- Calcule la menor  $P_{\text{FA}}$  posible, si el test se ajusta con el objetivo de que no queden muestras contaminadas sin detectar.

Sugerencia: Para simplificar sus expresiones utilice  $\exp(3) \approx 20$ .

**Solution:**

- $p_{X|0} = (0.15)^2 x \exp(-0.15x),$   
 $p_{X|1} = (0.15)^2 (x - 20) \exp(-0.15(x - 20))$
- $$X \underset{D=0}{\overset{D=1}{\geq}} \frac{400}{20 - \eta} = \eta'$$
- $P_{\text{FA}} = (0.15\eta' + 1) \exp(-0.15\eta'),$   
 $P_{\text{FA}} = 20(0.15\eta' - 2) \exp(-0.15\eta')$
- $P_{\text{FA}} = \frac{1}{5}$

**A. Problemas adicionales****Ejercicio 2.E2 (2.2)**

Considérense las hipótesis binarias

$$\begin{aligned} H = 0 & : X = N \\ H = 1 & : X = s + N \end{aligned}$$

siendo  $s > 0$  una constante conocida, y estando el ruido  $N$  caracterizado por

$$p_N(n) = \begin{cases} \frac{1}{s} \left(1 - \frac{|n|}{s}\right), & |n| < s \\ 0, & |n| > s \end{cases}$$

Las probabilidades de las hipótesis son  $P_H(0) = 1/3$ ,  $P_H(1) = 2/3$ .

- Establézcase el decisor MAP
- Calcúlense las correspondientes  $P_{FA}$  y  $P_M$ , así como la probabilidad de error
- Calcúlese cuánto variarían las anteriores probabilidades si se aplicase a esta situación el mismo tipo de decisor pero diseñado suponiendo que  $N$  fuese gaussiano con igual varianza que el ruido verdaderamente presente (y media también nula).

**Solution:**

$$(a) \quad \begin{aligned} D0 : & \quad -s < x < \frac{s}{3} \\ D1 : & \quad \frac{s}{3} < x < 2s \end{aligned}$$

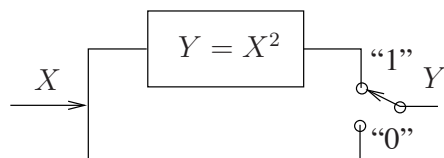
$$(b) \quad P_{FA} = \frac{2}{9} \approx 0.2222 \quad P_M = \frac{1}{18} \approx 0.0556 \quad P_e = \frac{1}{9} \approx 0.1111$$

$$(c) \quad P_{FA} = \frac{\left(1 + \frac{\ln 2}{3}\right)^2}{8} \approx 0.1894 \quad (\text{baja}) \quad P_M = \frac{\left(1 - \frac{\ln 2}{3}\right)^2}{8} \approx 0.0739 \quad (\text{sube})$$

$$P_e = \frac{\left(1 - \frac{\ln 2}{3}\right)^2}{12} + \frac{\left(1 + \frac{\ln 2}{3}\right)^2}{24} \approx 0.1124 \quad (\text{sube})$$

**Ejercicio 2.E8 (2.2)**

El conmutador de la figura se encuentra en su posición superior ("1") con probabilidad conocida  $P$ . La variable aleatoria  $X$  tiene una densidad de probabilidad uniforme  $U(0, 1)$ .



La posición del conmutador no se puede observar, aunque sí el valor de la v.a.  $Y$  presente a su salida. A partir de la observación de este valor, se pretende aplicar un decisor bayesiano para decidir cuál es la posición del conmutador: siendo la política de costes  $c_{00} = c_{11} = 0$ ,  $c_{10} = 2c_{01}$ .

- Formúlese el problema en la forma habitual.
  - Determinése el correspondiente test, teniendo en cuenta los posibles valores de  $P$ .
  - Calcúlense  $P_{FA}$  y  $P_M$ .
- (Sugerencia: para determinar  $p_Y(y)$ , relacionéense las funciones de distribución de  $Y$  y de  $X$ ).

**Solution:**

$$(a) \quad \begin{aligned} H = 1 : & \quad Y = X^2, \text{ con probabilidad } P \\ H = 0 : & \quad Y = X, \text{ con probabilidad } 1-P \end{aligned}$$

$$(b) \quad - \text{ si } P > 4/5 : \Rightarrow D = 1 \text{ (siempre)}$$

$$- \text{ si } P < 4/5 : \quad \begin{cases} 0 < y < \frac{1}{16} \left( \frac{P}{1-P} \right)^2 \Rightarrow D = 1 \\ \frac{1}{16} \left( \frac{P}{1-P} \right)^2 < y < 1 \Rightarrow D = 0 \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \text{(c)} \quad & - \text{ si } P > 4/5 : P_{\text{FA}} = 1; P_{\text{M}} = 0 \\ & - \text{ si } P < 4/5 : P_{\text{FA}} = \frac{1}{16} \left( \frac{P}{1-P} \right)^2 ; P_{\text{M}} = \frac{1 - \frac{5P}{4}}{1-P} \end{aligned}$$

**Ejercicio 2.E10 (2.1)**

Se lanza al aire un dado tradicional (caras con puntos de 1 a 6) y se genera la v.a.  $X$  tal que

$$p_X(x) = \begin{cases} \frac{2}{a} \left( 1 - \frac{x}{a} \right), & 0 < x < a \\ 0, & \text{en otro caso} \end{cases}$$

de modo tal que su media viene dada por el resultado del lanzamiento (es igual a los puntos que muestra la cara de arriba).

Supóngase que, para una tirada, se tiene acceso a 3 medidas del valor de  $X$  tomadas independientemente, de valores  $x^{(1)} = 2, x^{(2)} = 5, x^{(3)} = 10$ . Decídase a partir de ellas el resultado del lanzamiento del dado según el criterio de máxima verosimilitud.

**Solution:** El criterio de máxima verosimilitud determina que se ha de elegir la cara 5.