

## TRATAMIENTO DIGITAL DE SEÑALES

### TEORÍA

(Tiempo: 55 minutos. Puntos: 3/8)

**T1.-** Considérese el par de hipótesis equiprobables:

$$H_0: x = n$$

$$H_1: x = n + a \cdot s$$

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) Verifíquese que el test de mínima probabilidad de error tiene la forma

$$c_1 \exp(c_2 x^2) \underset{<}{>} \eta$$

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

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

---

(15 min; 1p)

**T2.-** Explíquese en qué consiste el método de los  $k$  vecinos más próximos ( $k$ -NN) para la estimación de densidades de probabilidad, y cómo puede aplicarse a la estimación de probabilidades a posteriori (i.e.,  $P(H_i | x)$ ) en problemas de decisión.

---

(15 min; 1 p)

**T3.-** Sean las variables aleatorias  $s$  y  $x$  cuya densidad de probabilidad conjunta tiene la forma

$$p(x, s) = \left( \frac{1}{2} + 2xs \right), \quad 0 \leq x, s \leq 1$$

Se desea estimar  $s$  a la vista de  $x$  mediante el estimador lineal  $\hat{s} = wx$ , siguiendo el criterio de mínimo coste medio, para un coste

$$C(s, \hat{s}) = (s - \hat{s})^2$$

a) Determinénse una expresión para el coste medio en función de  $w$ .

b) Determinénse la expresión de la regla de descenso por gradiente para minimización del coste medio.

- c) Supóngase que  $p(x,s)$  es desconocido, pero se dispone de una colección de  $K$  realizaciones independientes,  $\{x^{(k)}, s^{(k)}\}$ , que pueden utilizarse para aproximar el coste medio mediante un promedio. Determinése la regla de aprendizaje secuencial por gradiente para minimización de dicho coste promedio.
- 

(25 min; 1 p)

## TRATAMIENTO DIGITAL DE SEÑALES

### PROBLEMAS

(Tiempo: 120 minutos. Puntos: 5/8)

**P1.-** La densidad de probabilidad conjunta de las variables aleatorias  $x$  y  $z$  es

$$p(x, z) = x + z, \quad 0 \leq x, z \leq 1$$

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

$$H_0: z < 0.6$$

$$H_1: z > 0.6$$

- a) Determinése  $p(z|x)$
  - b) Determinése el decisor MAP basado en  $x$ .
  - c) Calcúlese la probabilidad de falsa alarma del decisor MAP.
  - d) Determinése el decisor ML basado en  $x$ .
- 

(60 min; 2.5 p)

**P2.-** Una variable aleatoria  $x$  sigue una distribución exponencial unilateral con parámetro  $a > 0$ :

$$p(x) = \frac{1}{a} \exp(-x/a), \quad x > 0$$

Como se sabe, la media y varianza de  $x$  están dadas por  $a$  y  $a^2$ , respectivamente.

- a) Determinése el estimador de máxima verosimilitud de  $a$ ,  $\hat{a}_{ML}$ , basado en un conjunto de  $K$  observaciones independientes de la variable aleatoria  $x$ ,  $\{x^{(k)}\}_{k=1}^K$ .
- b) Se propone un nuevo estimador basado en el anterior y que obedece a la expresión:

$$\hat{a} = c \cdot \hat{a}_{ML},$$

donde  $0 \leq c \leq 1$  es una constante que permite un reescalado del estimador ML. Obténganse el sesgo al cuadrado, la varianza y el error cuadrático medio (MSE) del nuevo estimador, y represéntense todos ellos en una misma figura en función del valor de  $c$ .

- c) Determinése el valor de  $c$  que minimiza el MSE,  $c^*$ , y discútase su evolución conforme el número de observaciones disponibles aumenta. Calcúlese el MSE del estimador asociado a  $c^*$ .
- d) Obténgase el intervalo de valores de  $c$  para los que el MSE de  $\hat{a}$  es menor que el MSE del estimador ML, y explíquese cómo varía dicho intervalo cuando  $K \rightarrow \infty$ . Discútase el resultado obtenido.

---

(60 min; 2.5 p)