

TRATAMIENTO DIGITAL DE SEÑALES TEORÍA

(Tiempo: 65 minutos. Puntos: 3/8)

T1.- Un problema de decisión ternario unidimensional de hipótesis equiprobables está definido por las siguientes verosimilitudes:

$$p(x | H_0) = 2(1 - 2|x - \frac{1}{2}|), \quad 0 < x < 1$$

$$p(x | H_1) = 1, \quad 0 < x < 1$$

$$p(x | H_2) = 2x, \quad 0 < x < 1$$

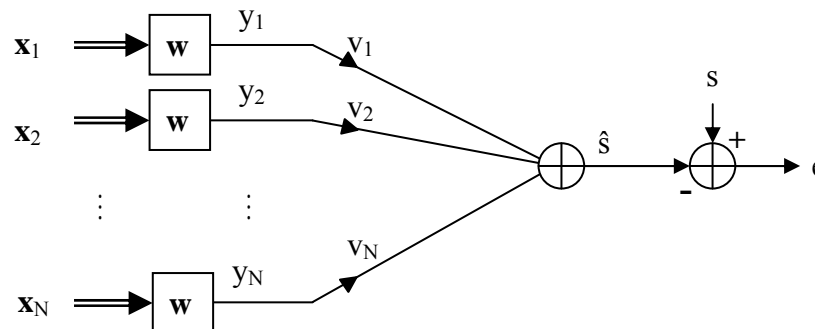
- a) Determinése el decisor de mínima probabilidad de error.
- b) Discútase si es equivalente el decisor anterior al constituido por un primer decisor de mínima probabilidad de error que decide entre H_0 y $H_1 \cup H_2$, y, tras ello, si se acepta $H_1 \cup H_2$, un segundo decisor de mínima probabilidad de error para decidir entre H_1 y H_2 .

(25 min; 1p)

T2.- Explíquese en qué consisten los métodos paramétricos, semi-paramétricos y no paramétricos de estimación de la ddp, ilustrando sus diferencias por medio de un ejemplo de cada uno de ellos.

(15 min; 1 p)

T3.- La siguiente figura representa un sistema para la estimación de una variable aleatoria s a partir de un conjunto de vectores de observaciones, $\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_N$:



de forma que $\hat{s} = \sum_{i=1}^N v_i (\mathbf{w}^T \mathbf{x}_i)$.

Exprésense las reglas secuenciales de descenso por gradiente que permiten obtener los vectores de parámetros $\mathbf{v} = [v_1, \dots, v_N]^T$ y \mathbf{w} que minimizan el error cuadrático medio del estimador, a partir de un conjunto de entrenamiento $\{\mathbf{x}_1^{(k)}, \dots, \mathbf{x}_N^{(k)}, s^{(k)}\}$.

(25 min; 1 p)

TRATAMIENTO DIGITAL DE SEÑALES

PROBLEMAS

(Tiempo: 165 minutos. Puntos: 5/8)

P1.- Se desea estimar la va s a partir de la va x , conociendo la función de densidad de probabilidad conjunta de ambas, dada por:

$$p(x,s) = \begin{cases} 6x, & 0 \leq x \leq s \quad 0 \leq s \leq 1 \\ 0, & \text{resto} \end{cases}$$

- a) Calcúlese el estimador de mínimo error cuadrático medio de s a la vista de x , \hat{s}_{MSE} .
- b) Calcúlese el estimador de máxima verosimilitud de s dado x , \hat{s}_{ML} .
- c) Establézcanse las ddps de ambos estimadores, $p(\hat{s}_{\text{MSE}})$ y $p(\hat{s}_{\text{ML}})$, y represéntense gráficamente ambas.
- d) Calcúlense la media y la varianza del error de ambos estimadores.

(75 min; 2.5 p)

P2.- En un problema de decisión binaria unidimensional se sabe que la v.a. observada x bajo la hipótesis H_0 responde a una ddp $p(x|H_0)$ de media 0, simétrica y decreciente en torno a la media, con varianza v ; mientras que bajo la hipótesis H_1 pasa a tomar media $m_1 > 0$, conservando su forma (es decir, $p(x|H_1) = p(x-m_1|H_0)$). Las hipótesis son equiprobables.

- a) Diseñese el decisor ML.
- b) En la práctica, m_1 es desconocida. Un diseñador opta por estimarla mediante la media muestral $\bar{x}_{(1)}$ de K observaciones de x bajo la hipótesis H_1 , $\{\bar{x}_{(1)}^{(k)}\}_{k=1}^K$, tomadas independientemente; estableciendo a partir de ella un estimador U del umbral teórico, y tomando la decisión mediante

$$\begin{matrix} D_1 \\ x \geq U, \\ D_0 \end{matrix} \quad \text{si } U > 0$$

$$\begin{matrix} D_0 \\ x \geq U, \\ D_1 \end{matrix} \quad \text{si } U < 0$$

Justifíquese esta forma de decidir, y determínese la expresión de U .

- c) Obviamente, U es una v.a. Calcúlense su media y su varianza en función de las de las muestras, m_1 y v .
- d) Considerada U como v.a, cuando se aplica al decisor con umbral U se produce falsa alarma
- si $U > 0$, cuando la v.a. x bajo la hipótesis H_0 supera el valor de la v.a. U ;
 - si $U < 0$, cuando la v.a. x bajo la hipótesis H_0 es inferior al valor de U .
- Explicítese la expresión que permite calcular P_{FA} .

- e) Cuando $K \gg 1$ y admitiendo que $p(x|H_0)$ obedece al Teorema Central del Límite, U puede considerarse gaussiana. Suponiéndolo y también que $m_1=1$ y

$$p(x | H_0) = \begin{cases} 1/2, & |x| < 1 \\ 0, & |x| > 1 \end{cases}$$

(que no satisface la condición de decrecimiento en torno a la media; pero el diseñador no lo sabe), calcúlese la P_{FA} del diseño empírico (el que maneja U).

- f) ¿A qué tiende la probabilidad de error del diseño empírico del apartado anterior cuando $K \rightarrow \infty$, admitiendo que, por simetría, $P_M \rightarrow P_{FA}$? Compárese con la del diseño ML supuesto m_1 conocida, $P_e(T)$.

Nota: Utilícese, cuando convenga, la función de error complementario dada por la expresión:

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