

TRATAMIENTO DIGITAL DE SEÑALES
TEORÍA

(Tiempo: 60 minutos. Puntos: 3/8)

T1.- Se desea estimar una v.a. s a partir de otra x , siendo la relación entre ambas:

$$x = s + n_1 + n_2$$

con $s : G(0, v_s)$ y $\begin{bmatrix} n_1 \\ n_2 \end{bmatrix} : G\left(\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{bmatrix}\right)$, y siendo n_1 y n_2 independientes de la variable que se desea estimar.

- Determine el estimador lineal de mínimo error cuadrático medio de s a la vista de x .
- ¿Existe un estimador no lineal que supere en prestaciones al anterior? (Razone su respuesta)

(20 min; 1p)

T2.- Se desea estimar una v.a. s mediante una combinación convexa de estimadores lineales:

$$\hat{s} = \lambda \hat{s}_1 + (1 - \lambda) \hat{s}_2$$

siendo $\hat{s}_i = \mathbf{w}_i^T \mathbf{x}$, y λ un parámetro de mezcla comprendido entre 0 y 1, y relacionado biunívocamente con una variable a de tipo real mediante:

$$\lambda = \text{sgm}(a) = \frac{1}{1 + \exp(-a)}$$

- Obtenga la regla de actualización mediante descenso por gradiente estocástico (i.e., muestra a muestra) de \mathbf{w}_1 y \mathbf{w}_2 , si ambos vectores se modifican con el objetivo de minimizar los costes $C_1 = (s - \hat{s}_1)^2$ y $C_2 = |s - \hat{s}_2|$, respectivamente.
- Obtenga la regla de actualización mediante descenso por gradiente estocástico del parámetro a , considerando que dicha variable se actualiza con el objetivo de minimizar $C = (s - \hat{s})^2$.

(20 min; 1 p)

T3.- Algunos algoritmos de agrupamiento se basan en la minimización de la función de distorsión cuadrática dada por

$$\sum_{j=1}^G \sum_{\mathbf{x}^{(k)} \in G_j} \left\| \mathbf{x}^{(k)} - \mathbf{m}_j \right\|_2^2$$

siendo G el número de grupos, G_j el conjunto de muestras del grupo j -ésimo, \mathbf{m}_j el centro del grupo j y $\mathbf{x}^{(k)}$ la muestra k -ésima del conjunto de datos.

- a) ¿Sería posible optimizar esta función de coste por aplicación directa de un método de gradiente?
- b) ¿Sería posible utilizar esta misma función de distorsión para determinar el número de grupos?

(20 min; 1 p)

TRATAMIENTO DIGITAL DE SEÑALES PROBLEMAS

(Tiempo: 135 minutos. Puntos: 5/8)

P1.- Considere el problema de decisión binaria dado por hipótesis equiprobables, siendo

$$P(x | H_0) = (n_0 + 1)(1 - x)^{n_0} \quad 0 \leq x \leq 1$$

$$P(x | H_1) = (n_1 + 1)x^{n_1} \quad 0 \leq x \leq 1$$

siendo n_0 y n_1 números enteros no negativos. Considere los costes $c_{00} = c_{11} = 0$, $c_{01} = 1$, $c_{10} = c > 0$.

- a) Observando la forma de las verosimilitudes de las hipótesis, demuestre que el decisor óptimo (de mínimo coste medio) tiene la forma

$$x \underset{D_0}{\overset{D_1}{\geq}} \eta$$

para algún valor de η .

- b) Determine la relación entre el umbral η y el coste c para el caso $n_0 = n_1 = n$
- c) Determine la curva característica de operación (P_D vs. P_{FA}) como función del parámetro c , también para el caso para el caso $n_0 = n_1 = n$, y represente gráficamente, de forma aproximada, los casos $n=1$ y $n=2$. Discuta la influencia del parámetro n .
- d) Determine el decisor que maximiza la diferencia $P_D - P_{FA}$.

(60 min; 2.5 p)

P2.- Considere una v.a. x con distribución de probabilidad dada por:

$$p(x | R) = \frac{2x}{R} \exp\left(-\frac{x^2}{R}\right) u(x), \quad R > 0$$

de la que se hacen K observaciones independientes, $\{x^{(k)}\}_{k=1}^K$.

a) Determine el estimador de máxima verosimilitud de R , \hat{R}_{ML} .

Para el estimador obtenido en a):

b) Determine su sesgo

c) Discuta su consistencia.

d) Utilizando la cota de Cramer-Rao, discuta su eficiencia.

(75 min; 2.5 p)