

TRATAMIENTO DIGITAL DE SEÑALES
TEORÍA

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

T1.- Describa y discuta los diferentes métodos que conozca de entrenamiento de redes de funciones radiales de base (RBFs).

(20 min; 1 p)

T2.- Se desea estimar cierta función $s(x)$ a partir de una colección de observaciones $\{x^{(k)}, s^{(k)}, k=1, \dots, K\}$. Discuta las ventajas e inconvenientes de utilizar para ello un estimador lineal frente a una red no lineal tipo perceptrón multicapa

(20 min; 1 p)

T3.- ¿Qué es un estadístico suficiente?

En una población con función de densidad $p(x|s) = s^2 x e^{-sx} u(x)$, búsquese un estadístico suficiente para s si se dispone de K valores de x tomados de modo independiente.

(20 min; 1 p)

TRATAMIENTO DIGITAL DE SEÑALES PROBLEMAS

(Tiempo: 2h. Puntos: 5/8)

P1.- El método de los momentos para estimar variables deterministas s a partir de observaciones $\mathbf{x}(s)$ consiste en obtener las estimaciones a partir de igualar la media y los consecutivos momentos (centrales, típicamente) calculados analíticamente a a sus estimaciones muestrales. Resulta ventajoso cuando la estimación ML conduce a ecuaciones acopladas de difícil solución.

a) Considérese la ddp $B(p,q)$

$$p(x) = \begin{cases} \frac{x^{p-1}(1-x)^{q-1}}{B_1(p,q)} & , \quad 0 \leq x \leq 1 \quad (p, q > 0) \\ 0 & , \quad \text{en otro caso} \end{cases}$$

donde $B_1(p,q)$ es la función β integral

$$B_1(p,q) = \int_0^1 y^{p-1}(1-y)^{q-1} dy$$

Compruébese que la estimación ML de p y q a partir de la observación de K muestras $\{x(k)\}$ tomadas independientemente, conduce a ecuaciones acopladas de solución no inmediata.

(Nótese que los parámetros p y q no son la media ni la varianza de x)

b) Previo cálculo de la media y la varianza de $p(x)$, determínense los estimadores \hat{p}_{mt} y \hat{q}_{mt} utilizando el método de los momentos (sobre \mathbf{x} y \mathbf{v}).

$$(\text{Recuérdese: } B_1(p+1,q) = \frac{p}{p+q} B_1(p,q))$$

(60 min; 2.5 p)

P2.- Considere el problema de decisión binaria

$$\begin{aligned} H_1: & \quad \mathbf{x} = \mathbf{s} + \mathbf{n} \\ H_0: & \quad \mathbf{x} = \mathbf{n} \end{aligned}$$

donde \mathbf{s} y \mathbf{n} son variables bidimensionales estadísticamente independientes, siendo $\mathbf{s} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ con probabilidad $\frac{1}{2}$ y $\mathbf{s} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ con la misma probabilidad, y $p(\mathbf{n}) = G\left(\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, v\mathbf{I}\right)$. Considere, además, $P(H_1) = 2 P(H_0)$.

- a) Determine una ecuación para la frontera del decisor MAP.
- b) Demuestre que, para valores de v próximos a 0, la regla de decisión se aproxima a

$$\max_{D_0} \{x_1, x_2\} \underset{D_1}{\geq} \lambda$$

para cierto valor de λ . Determine, asimismo, cuál es ese valor.

Indicación: si le resulta conveniente, puede utilizar la aproximación

$$\log(\exp(\alpha a) + \exp(\alpha b)) \approx \max\{\alpha a, \alpha b\}$$

que es válida para valores grandes de α

- c) Determine la probabilidad de falsa alarma del decisor obtenido en el apartado b). Exprese el resultado en términos de la función de error complementario:

$$\text{erfc}(x) = \frac{2}{\sqrt{\pi}} \int_x^{\infty} e^{-t^2} dt$$

- d) Considere la familia de reglas de decisión de la forma

$$x_1 + x_2 \underset{D_0}{\geq} \lambda'$$

Determine el valor de λ' de mínima probabilidad de error para esa familia.

Indicación: observe que $z = x_1 + x_2$ es Gaussiana tanto bajo hipótesis H_0 como bajo hipótesis H_1 .

(60 min; 2.5 p)