

## TRATAMIENTO DIGITAL DE LA INFORMACIÓN TEORÍA

(Tiempo: 80 minutos. Puntos: 3/8)

**T1.-** Se desea estimar un vector aleatorio  $\mathbf{s}$  a partir de un vector de observaciones  $\mathbf{x}$  relacionado con él:

$$\mathbf{x} = \mathbf{H} \mathbf{s} + \mathbf{r}$$

donde  $\mathbf{H}$  es una matriz conocida,  $\mathbf{r}$  es un vector de ruido con distribución  $G(\mathbf{0}, v_r \mathbf{I})$ , y  $\mathbf{s}$  es el vector aleatorio a estimar, cuya distribución es  $G(E\{\mathbf{s}\}, \mathbf{V}_s)$ .

Sabiendo que  $\mathbf{s}$  y  $\mathbf{r}$  son vectores aleatorios independientes:

- Calcúlese el estimador ML de  $\mathbf{s}$ ,  $\hat{\mathbf{s}}_{ml}$ .
- Determinese si dicho estimador es sesgado o no. Justifique su respuesta.
- Según se sabe, el estimador MSE de  $\mathbf{s}$  viene dado por la expresión:

$$\hat{\mathbf{s}}_{mse} = (\mathbf{H}^T \mathbf{H} + v_r \mathbf{V}_s^{-1})^{-1} \mathbf{H}^T \mathbf{x}$$

Calcúlese el sesgo de  $\hat{\mathbf{s}}_{mse}$  e indíquese en qué condiciones dicho sesgo tiende a 0.

---

(25 min; 1p)

**T2.-** Se pretende ajustar el modelo de regresión:

$$\hat{s}(x) = a_0 + \sum_{m=1}^M \left\{ a_m \sin \frac{2\pi m x}{M} + b_m \cos \frac{2\pi m x}{M} \right\}$$

Para el ajuste de  $a_0$ ,  $\{a_m\}$  y  $\{b_m\}$  se dispone de un conjunto de entrenamiento  $\{\mathbf{x}^{(k)}, \mathbf{s}^{(k)}\}_{k=1}^K$ . Obténgase la expresión que permite determinar los coeficientes  $a_0, \{a_m, b_m\}, m=1, \dots, M$ , que minimizan el error cuadrático medio de dicha regresión (medido sobre el conjunto de entrenamiento).

---

(25 min; 1 p)

**T3.-** Se dispone de K muestras,  $\{x^{(k)}\}_{k=1}^K$ , tomadas independientemente, de una v.a. x cuya d.d.p. viene dada por

$$p_x(x) = \frac{1}{bx^2} \exp\left(-\frac{1}{bx}\right) u(x)$$

con  $b > 0$ .

- a) Determinése  $\hat{b}_{ml}$  en función de dichas muestras.
- b) Verifíquese que la v.a.  $y=1/x$  sigue una d.d.p.  $p_Y(y)$  de tipo exponencial unilateral, y establézcase el valor de la media de dicha distribución.
- c) Considerando todo lo que antecede, ¿es  $\hat{b}_{ml}$  un estimador insesgado?

---

(25 min; 1 p)

**TRATAMIENTO DIGITAL DE LA INFORMACIÓN  
PROBLEMAS**

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

**P1.-** Considérese el problema de decisión binaria descrito por:

$$p(x_1, x_2 | H_i) = a_i^2 \exp[-a_i(x_1 + x_2)] u(x_1) u(x_2) \quad i=0,1$$

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

- Diséñese el decisor MAP correspondiente en función del parámetro  $R = \frac{\Pr(H_1)}{\Pr(H_0)}$ .
- Compruébese que  $t=x_1+x_2$  es un estadístico suficiente y calcúlense las verosimilitudes de dicho estadístico,  $p(t|H_i)$ ,  $i=0,1$ .
- Calcúlense las probabilidades de falsa alarma, de pérdida y de error del decisor diseñado en a).
- Tras haber diseñado el decisor, se sabe que el coeficiente real de probabilidades a priori es  $2R$ . Sin modificar el decisor diseñado, calcúlese su verdadera probabilidad de error, comparándola con el resultado obtenido en el apartado anterior.

---

(60 min; 2.5 p)

**P2.-** Considérese la familia de funciones de coste dadas por

$$C_N(s, \hat{s}) = \frac{1}{N+1} \hat{s}^{N+1} - \frac{1}{N} s \hat{s}^N$$

siendo N un número entero no negativo e impar.

a) Analícese el cumplimiento del principio de invarianza para dicha familia de funciones de coste y distribución conjunta de s y x arbitraria (x es la variable observable).

b) Suponiendo que

$$p(s, x) = \frac{1}{\lambda x} \exp\left(-\frac{s}{x} - \frac{x}{\lambda}\right) u(s) u(x), \quad \lambda > 0$$

determinése el estimador de mínimo coste medio.

c) Determinése el mínimo coste medio.

d) Determinése el coeficiente w que minimiza el coste medio del estimador de la forma

$$\hat{s} = wx^m$$

siendo m un entero positivo.

e) Obsérvese la dependencia de w con N. ¿Contradice el principio de invarianza?

-----  
Indicación:  $\int_0^\infty x^N \exp(-x) dx = N!$

---

(75 min; 2.5 p)