

Examen del Bloque 2 de Sistemas Inteligentes (tipo A)

ETSINF, UPV, 18 de diciembre de 2017. Puntuación: num_aciertos - num_errores/3.

1 [A] ¿Cuál de las siguientes expresiones es *incorrecta*?

- A) $\sum_y P(x | y) = 1, \forall x$
- B) $\sum_x P(x | y) = 1, \forall y$
- C) $\sum_x \sum_y P(x, y) = 1$
- D) $\sum_x P(x | u) = \sum_y P(y | w), \forall u, w$

2 [B] Se tienen dos almacenes de naranjas: 1 y 2. El 65% de las naranjas se hallan en el almacén 1 y el resto en el 2. Se sabe que en el almacén 1 hay un 1% de naranjas no aptas para el consumo; y un 3% en el 2. Supóngase que se distribuye una naranja no apta para el consumo. ¿Cuál es la probabilidad P de que provenga del almacén 1?

- A) $0.00 \leq P < 0.25$
- B) $0.25 \leq P < 0.50$ $P = P(A = 1 | C = 0) = \frac{P(A=1)P(C=0|A=1)}{P(C=0)} = \frac{P(A=1)P(C=0|A=1)}{P(A=1)P(C=0|A=1) + P(A=2)P(C=0|A=2)} = 0.38$
- C) $0.50 \leq P < 0.75$
- D) $0.75 \leq P$

3 [D] Sea $\mathbf{x} = (\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_N)$ un objeto dado mediante una secuencia de N vectores de características, el cual se quiere clasificar en una de C clases. Indica cuál de los siguientes clasificadores s^t es de error mínimo (\mathbf{x}_2^N denota $\mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_N$):

- A) $c(\mathbf{x}) = \arg \max_{c=1, \dots, C} p(\mathbf{x}_1 | c) p(\mathbf{x}_2^N | \mathbf{x}_1)$
- B) $c(\mathbf{x}) = \arg \max_{c=1, \dots, C} p(\mathbf{x}_1, c) p(\mathbf{x}_2^N | \mathbf{x}_1)$
- C) $c(\mathbf{x}) = \arg \max_{c=1, \dots, C} p(\mathbf{x}_1 | c) p(\mathbf{x}_2^N | \mathbf{x}_1, c)$
- D) $c(\mathbf{x}) = \arg \max_{c=1, \dots, C} p(\mathbf{x}_1, c) p(\mathbf{x}_2^N | \mathbf{x}_1, c)$

4 [B] Sea un clasificador en 3 clases para $\mathbf{x} = (x_1, x_2)^t \in [0, 1]^2$ con las distribuciones de probabilidad dadas a la derecha. ¿Cuál es la probabilidad de error p_e del clasificador?

- A) $p_e < 0.35$
- B) $0.35 \leq p_e < 0.45$ $.1 \cdot 0 + .2 \cdot .02 + .3 \cdot .5 + .4 \cdot 2/3 = .42$
- C) $0.45 \leq p_e < 0.65$
- D) $0.65 \leq p_e$

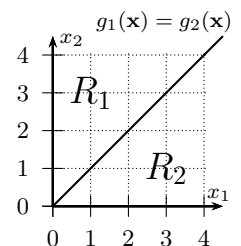
x_1	x_2	$p(c = 1 \mathbf{x})$	$p(c = 2 \mathbf{x})$	$p(c = 3 \mathbf{x})$	$p(\mathbf{x})$
0	0	1.0	0.0	0.0	0.1
0	1	0.01	0.01	0.98	0.2
1	0	0.25	0.5	0.25	0.3
1	1	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{3}$	0.4

5 [B] Sea un problema de clasificación en cuatro clases de objetos en \mathbb{R}^3 . Se tiene un clasificador de funciones discriminantes lineales con vectores de pesos (en notación homogénea): $\mathbf{w}_1 = (-2, 1, 2, 0)^t$, $\mathbf{w}_2 = (0, 2, 2, 0)^t$, $\mathbf{w}_3 = (1, 1, 1, 0)^t$ y $\mathbf{w}_4 = (3, 0, 0, 1)^t$. Indica a qué clase se asignará el objeto $\mathbf{x} = (1, 2, 2)^t$ (no en notación homogénea).

- A) 1. $-2 + 1 \cdot 1 + 2 \cdot 2 + 0 \cdot 2 = 3$
- B) 2. $0 + 2 \cdot 1 + 2 \cdot 2 + 0 \cdot 2 = 6$
- C) 3. $1 + 1 \cdot 1 + 1 \cdot 2 + 0 \cdot 2 = 4$
- D) 4. $3 + 0 \cdot 1 + 0 \cdot 2 + 1 \cdot 2 = 5$

6 [C] En la figura se representan frontera y regiones de decisión de un clasificador binario. ¿Cuál de los siguientes pares de vectores de pesos corresponde al clasificador de la figura?

- A) $\mathbf{w}_1 = (-1, -1, -2)^t$ y $\mathbf{w}_2 = (-1, -2, -1)^t$ $x_2 = x_1$ $R_1 : x_2 < x_1$ $R_2 : x_2 > x_1$
- B) $\mathbf{w}_1 = (1, -1, -2)^t$ y $\mathbf{w}_2 = (0, -2, -1)^t$ $x_2 = x_1 + 1$ $R_1 : x_2 < x_1 + 1$ $R_2 : x_2 > x_1 + 1$
- C) $\mathbf{w}_1 = (1, 1, 2)^t$ y $\mathbf{w}_2 = (1, 2, 1)^t$ $x_2 = x_1$ $R_1 : x_2 > x_1$ $R_2 : x_2 < x_1$
- D) $\mathbf{w}_1 = (-1, 1, 2)^t$ y $\mathbf{w}_2 = (0, 2, 1)^t$ $x_2 = x_1 + 1$ $R_1 : x_2 > x_1 + 1$ $R_2 : x_2 < x_1 + 1$



7 [D] Sea un problema de clasificación en 3 clases, $c = 1, 2, 3$, para objetos representados mediante vectores de características bidimensionales. Se tienen 3 muestras de entrenamiento representadas en notación homogénea: $\mathbf{x}_1 = (1, 1, 2)^t$ de la clase $c_1 = 1$, $\mathbf{x}_2 = (1, 2, 3)^t$ de la clase $c_2 = 2$ y $\mathbf{x}_3 = (1, 3, 1)^t$ de la clase $c_3 = 3$. Asimismo, se tiene un clasificador lineal definido por los vectores de pesos: $\mathbf{w}_1 = (w_{10}, w_{11}, w_{12}) = (2, -8, 0)^t$, $\mathbf{w}_2 = (w_{20}, w_{21}, w_{22}) = (-5, -2, -1)^t$ y $\mathbf{w}_3 = (w_{30}, w_{31}, w_{32}) = (-2, 1, -10)^t$. Si aplicamos una iteración del algoritmo Perceptrón a partir de estos vectores de pesos, con factor de aprendizaje $\alpha = 1$ y margen $b = 1.5$, entonces:

- A) Se modificarán los vectores de pesos \mathbf{w}_1 y \mathbf{w}_2 .
- B) Se modificarán los vectores de pesos \mathbf{w}_1 y \mathbf{w}_3 .
- C) Se modificarán los vectores de pesos \mathbf{w}_2 y \mathbf{w}_3 .
- D) No se modificará ningún vector de pesos.

- 8 **D** En el proceso de entrenamiento de un árbol de clasificación, un nodo interno t tiene un grado de impureza $\mathcal{I}(t) > 0$. Uno de los “splits” produce un decremento de impureza igual a $\mathcal{I}(t)$. Indica la afirmación correcta:
- No es posible lograr ese decremento de impureza.
 - Dicho “split” genera dos nodos impuros.
 - Dicho “split” genera un nodo puro y otro impuro.
 - Dicho “split” genera dos nodos puros.
- 9 **A** Para un problema de clasificación de datos bidimensionales $\mathbf{x} = (x_1, x_2)$ en dos clases disponemos de un árbol de clasificación. ¿Qué tipo de fronteras de decisión define el nodo raíz?
- $a \cdot x_1 + b \cdot x_2 + c = 0$ donde $a = 0 \vee b = 0$ **Fronteras paralelas a los ejes**
 - $a \cdot x_1 + b \cdot x_2 + c = 0$ donde $a \neq 0 \wedge b \neq 0$
 - $a \cdot x_1 + b \cdot x_2 + c = 0$ donde $a \neq 0 \vee b = 0$
 - $a \cdot x_1 + b \cdot x_2 + c = 0$ donde $a = 0 \vee b \neq 0$
- 10 **D** Supóngase que estamos aplicando el algoritmo de aprendizaje de árboles de clasificación para un problema de cuatro clases: 1, 2, 3 y 4. El algoritmo ha alcanzado un nodo t que incluye un dato de cada clase, esto es, 4 en total. Se pretende evaluar la calidad de una partición del nodo t mediante un “split” $s = (j, r)$, que divide los datos en dos nodos t_1 y t_2 de la siguiente forma: los datos de las clases 1 y 2 quedan en el nodo t_1 y los datos de las clases 3 y 4 quedan en el nodo t_2 . El decremento de impureza $\Delta\mathcal{I}(j, r, t)$ (medida como entropía) para cuantificar la calidad de esta partición es:
- $\Delta\mathcal{I}(j, r, t) < 0.0$.
 - $0.0 \leq \Delta\mathcal{I}(j, r, t) < 0.5$.
 - $0.5 \leq \Delta\mathcal{I}(j, r, t) < 1.0$.
 - $1.0 \leq \Delta\mathcal{I}(j, r, t)$. **$\Delta\mathcal{I}(j, r, t) = \mathcal{I}(t) - \hat{P}_t(t_1)\mathcal{I}(t_1) - \hat{P}_t(t_2)\mathcal{I}(t_2) = 2 - \frac{1}{2} \cdot 1 - \frac{1}{2} \cdot 1 = 1$**
- 11 **A** Indica cuál de las siguientes afirmaciones sobre un árbol de clasificación construido mediante el algoritmo de aprendizaje de árboles es *incorrecta*.
- En cada nodo t , la probabilidad a posteriori de cualquier clase c , $P(c | t)$, es siempre mayor o igual que el menor de los pesos o probabilidades de decisión de sus dos hijos.
 - En cada nodo t la suma para todas las clases de $P(c | t)$ es 1.
 - La impureza de un nodo, medida como entropía, no puede ser menor que 0 ni mayor que $\log_2 C$, donde C es el número de clases.
 - Si N es el número de datos de aprendizaje, la profundidad del árbol no será mayor que N aunque, en la práctica, suele ser proporcional a $\log_2 N$.
- 12 **D** En la figura de la derecha se representan 4 muestras de bidimensionales. ¿Cuál es el número de clústers que minimiza la suma de errores cuadráticos para dicho conjunto de muestras?
- 1
 - 2
 - 3
 - 4 **$J = 0$**
- 13 **D** La figura a la derecha muestra una partición de 4 puntos bidimensionales en 2 clústers (representados mediante los símbolos \bullet y \circ). La transferencia del punto $(2, 3)^t$ del clúster \bullet al \circ conduce a una variación de la SEC, ΔJ , tal que:
- $\Delta J > 0$.
 - $0 \geq \Delta J > -\frac{1}{2}$.
 - $-\frac{1}{2} \geq \Delta J > -1$.
 - $-1 \geq \Delta J$. **$\Delta J = \frac{1}{2} - \frac{3}{2} = -1$**
- 14 **A** En la figura de la derecha se muestra una partición de 4 puntos bidimensionales de 2 clústers. La transferencia del punto $(1, 1)^t$ del clúster \bullet al clúster \circ
- produce un incremento en la SEC.
 - produce un decremento en la SEC.
 - no altera la SEC.
 - produce una SEC negativa.
- 15 **A** Considérese el algoritmo C -medias de Duda y Hart. Indicar cuál de las siguientes afirmaciones es *correcta*:
- Su buena eficacia computacional se consigue gracias al cálculo incremental de la variación de distorsión y de los vectores media de clúster.
 - Determina el número de clústers que minimiza la suma de errores cuadráticos (SEC).
 - Cuando un clúster se queda vacío, dicho clúster se elimina.
 - Ninguna de las anteriores.

