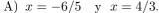
Examen del Bloque 2 de Sistemas Inteligentes (tipo C)

ETSINF, UPV, 10 de diciembre de 2018. Puntuación: numaciertos - numerrores/3.

- ¿Cuál de las siguientes distribuciones de probabilidad no puede deducirse a partir de la prob. conjunta P(x, y, z)?: A) Toda distribución en la que intervenga cualquier combinación de estas variables puede deducirse de P(x,y,z).
 - B) $P(x \mid y)$.
 - C) $P(z \mid x, y)$.
 - D) P(z).
- Sea un problema de clasificación en cuatro clases, $C = \{a, b, c, d\}$, donde las cuatro clases son equiprobables, y sea y un hecho o dato. La decisión óptima de clasificación para y es la clase a con una probabilidad a posteriori de 0.30. ¿Cuál de las siguientes afirmaciones es correcta?
 - A) $P(C = a \mid Y = y) > P(C = b \mid Y = y) + P(C = c \mid Y = y) + P(C = d \mid Y = y)$.
 - B) $P(Y = y \mid C = a) = 0.3 \cdot P(Y = y) / 0.25$.
 - C) La probabilidad de error es menor que 0.50.
 - D) Ninguna de las anteriores.
- Supóngase que tenemos dos cajas con 40 galletas cada una. La primera caja contiene 10 galletas de chocolate y 30 sin chocolate. La segunda caja contiene 20 galletas de cada tipo. Ahora supóngase que se escoge una caja al azar, y luego una galleta al azar de la caja escogida. Si la galleta escogida no es de chocolate, la probabilidad P de que proceda de la primera caja es:
 - A) 0/4 < P < 1/4.
 - B) 1/4 < P < 2/4
 - C) $2/4 \le P < 3/4$
 - D) 3/4 < P < 4/4.
- Sea $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_D)^t$, D > 1, un objeto representado mediante un vector de características D-dimensional a clasificar en una de C clases. Indica cuál de los siguientes clasificadores no es de error mínimo:
 - A) $c(\mathbf{x}) = \arg \max_{c=1,...,C} p(c) p(x_1,...,x_D \mid c)$
 - B) $c(\mathbf{x}) = \arg \max_{c=1,...,C} p(c \mid x_1) p(x_2,...,x_D \mid x_1,c)$
 - C) $c(\mathbf{x}) = \arg \max_{c=1,...,C} p(x_1 \mid c) p(x_2,...,x_D \mid x_1,c)$
 - D) $c(\mathbf{x}) = \arg \max_{c=1,...,C} p(x_1, c) p(x_2, ..., x_D \mid x_1, c)$
- En la figura de la derecha se representan las fronteras de decisión de un clasificador en 3 clases. ¿Cuales de los siguientes vectores de pesos definen dichas fronteras?
 - A) $\mathbf{w}_1 = (0,0,1)^t$ $\mathbf{w}_2 = (0,1,0)^t$ y $\mathbf{w}_3 = (1,0,0)^t$
 - B) $\mathbf{w}_1 = (0.5, 0, 0)^t \mathbf{w}_2 = (0, 1, 0)^t \text{ y } \mathbf{w}_3 = (0, 0, 1)^t$
 - C) $\mathbf{w}_1 = (0,0,1)^t \quad \mathbf{w}_2 = (1,0,0)^t \quad \mathbf{y} \quad \mathbf{w}_3 = (0,1,0)^t$
 - D) $\mathbf{w}_1 = (0, 0, 1)^t$ $\mathbf{w}_2 = (0, 1, 0)^t$ y $\mathbf{w}_3 = (0.5, 0, 0)^t$
- Sea un clasificador lineal para dos clases, \circ y \bullet , de vectores de pesos $\mathbf{a}_{\circ} = (2, -5, 4)^t$ y $\mathbf{a}_{\bullet} = (5, 1, 1)^t$, respectivamente. ¿Cuál de las siguientes afirmaciones es correcta?
 - A) El punto $\mathbf{x}' = (1,2)^t$ pertenece a la clase \circ .
 - B) El punto $\mathbf{x}' = (-2,0)^t$ se encuentra en la frontera de decisión.
 - C) Los vectores de pesos $\mathbf{a}_0 = (3,4,1)^t$ y $\mathbf{a}_{\bullet} = (2,2,2)^t$ definen la misma frontera de decisión que los del enunciado.
 - D) Los vectores de pesos $\mathbf{a}_{\circ} = (-2, 5, -4)^t$ y $\mathbf{a}_{\bullet} = (-5, -1, -1)^t$ definen un clasificador equivalente al del enunciado.
- En la figura de la derecha se muestran las funciones discriminantes lineales resultantes de entrenar un clasificador con el algoritmo Perceptrón con un conjunto de puntos de \mathbb{R} . Las funciones obtenidas son: g(x) = -3x - 5, h(x) = 2x + 1 y f(x) = 5x - 3. Indica cuáles son las fronteras de decisión correctas entre g(x) y h(x), y entre h(x) y f(x):



- B) x = -5/3 y x = 4/3.
- C) x = -5/3 y x = 3/5.
- D) x = -1/2 v x = 3/5.

10

0.5

- 8 Indica cuál de las siguientes afirmaciones referentes al algoritmo Perceptrón (al que llamaremos P) es cierta cuando se aplica al aprendizaje con una muestra de vectores etiquetados S:
 - A) P siempre converge en un número finito de iteraciones, aunque es posible que los pesos finalmente obtenidos no clasifiquen correctamente a todos los vectores de S.
 - B) Cuanto más grande es S, mayor es el número de iteraciones que necesita P para converger.
 - C) Si la muestra de aprendizaje es linealmente separable, P termina tras un número finito de iteraciones y los pesos resultantes permiten clasificar S sin errores.
 - D) El número de vectores de S bien clasificados con los pesos obtenidos en cada iteración de P es mayor que el número vectores bien clasificados en la iteración anterior.

