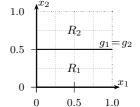
Examen de recuperación de SIN: Test del bloque 2 (1.75 puntos)

ETSINF, Universitat Politècnica de València, 24 de enero de 2025

Grupo, apellidos y nombre: 1,

Marca cada recuadro con una única opción. Puntuación: $\max(0, (\text{aciertos} - \text{errores}/3) \cdot 1, 75/6)$.

Dado el clasificador en dos clases definido por su frontera y regiones de decisión de la figura de la derecha, ¿cuál de los siguientes vectores de pesos (en notación homogénea) define un clasificador no equivalente al dado?



A)
$$\mathbf{w}_1 = (0, 0, -1)^t$$

$$\mathbf{w}_{1} = (-0.5, 0, 0)^{t}.$$

B)
$$\mathbf{w}_1 = (0.5, 0, 0)^t$$
 $\mathbf{w}_2 = (0, 0, 1)^t$.

$$\mathbf{w}_2 = (0,0,1)^t$$

C)
$$\mathbf{w}_1 = (-0.5, 0, 0)^t$$
 y $\mathbf{w}_2 = (0, 0, -1)^t$.

D) Todos los vectores de pesos anteriores definen clasificadores no equivalentes al dado.

Dada la siguiente tabla de probabilidades de las variables de interés:

	$P(A=0\mid B,C)$				P(B, C)			
В	0	0	1	1	0	0	1	1
С	0	1	0	1	0	1	0	1
	0.462	0.383	0.248	0.128	0.482	0.357	0.018	0.143

¿Cuál es el valor de $P(A=1,B=0 \mid C=1)$?

A)
$$P(A = 1, B = 0 \mid C = 1) \le 0.25$$

B)
$$0.25 < P(A = 1, B = 0 \mid C = 1) \le 0.50$$

C)
$$0.50 < P(A = 1, B = 0 \mid C = 1) \le 0.75$$

D)
$$0.75 < P(A = 1, B = 0 \mid C = 1) \le 1.00$$

Sea $\mathbf x$ un objeto a clasificar en una clase de C posibles. Indica cuál de los siguientes clasificadores es de error mínimo (o escoge la última opción si los tres son de error mínimo):

A)
$$c(\mathbf{x}) = \underset{c=1}{\operatorname{arg max}} \log p(c \mid \mathbf{x}) - \log p(\mathbf{x})$$

B)
$$c(\mathbf{x}) = \underset{c=1}{\operatorname{arg max}} \log p(c \mid \mathbf{x}) \cdot \log p(\mathbf{x})$$

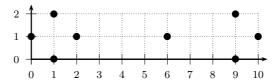
C)
$$c(\mathbf{x}) = \underset{c=1,...,C}{\operatorname{arg max}} \frac{\log p(c|\mathbf{x})}{\log p(\mathbf{x})}$$

D) Los tres clasificadores anteriores son de error mínimo.

- Supóngase que estamos aplicando el algoritmo Perceptrón, a un conjunto de 3 muestras bidimensionales de aprendizaje para un problema de 2 clases. Tras procesar las primeras 2 muestras se han obtenido los vectores de pesos $\mathbf{w}_1 = (0, -1, 1)^t$, $\mathbf{w}_2 = (0, 1, -1)^t$. A continuación, se procesa la muestra ($\mathbf{x}_3 = (3, 4), c_3 = 2$), ¿cuál de los siguientes valores de margen b es el mínimo necesario para que se actualicen los pesos con esta muestra?
 - A) 0.0
 - B) 0.1
 - C) 1.0
 - D) 10.0
- 5 Sea un problema de clasificación en cuatro clases para datos del tipo $\mathbf{x} = (x_1, x_2)^t \in \{0, 1\}^2$, con las distribuciones de probabilidad de la tabla. Indica en qué intervalo se halla el error de Bayes, ε^* :
 - A) $\varepsilon^* < 0.40$.
 - B) $0.40 \le \varepsilon^* < 0.45$.
 - C) $0.45 \le \varepsilon^* < 0.50$.
 - D) $0.50 \le \varepsilon^*$.

X		_			
x_1	x_2	c=1	c=2	c=3	$P(\mathbf{x})$
0	0	0.3	0.1	0.1	0.3
0	1	0.3	0.3	0.2	0.2
1	0	0.3	0.2	0.3	0.2
1	1	0.1	0.3	0.3	0.3

6 Dada la figura siguiente que muestra un conjunto de 8 puntos bidimensionales:



¿Cuál es el número de clústers que minimiza la suma de errores cuadráticos (SEC) de este conjunto?

- A) 1
- B) 3
- C) 6
- D) 8

Examen de recuperación de SIN: Problema del bloque 2 (2 puntos)

ETSINF, Universitat Politècnica de València, 24 de enero de 2025

Grupo, apellidos y nombre: 1,

Problema sobre regresión logística

La siguiente tabla presenta por filas un conjunto de 2 muestras de entrenamiento de 2 dimensiones procedentes de 2 clases:

n	x_{n1}	x_{n2}	c_n
1	-1	1	1
2	1	1	2

Adicionalmente, la siguiente tabla representa una matriz de pesos iniciales con los pesos de cada clase dispuestos por columnas:

\mathbf{w}_1	\mathbf{w}_2
0.	0.
-0.5	0.5
0.	0.

Se pide:

- 1. (0.5 puntos) Calcula el vector de logits asociado a cada muestra de entrenamiento.
- 2. (0.25 puntos) Aplica la función softmax al vector de logits de cada muestra de entrenamiento.
- 3. (0.25 puntos) Clasifica todas las muestras de entrenamiento. En caso de empate, elige cualquier clase.
- 4. (0.5 puntos) Calcula el gradiente de la función NLL en el punto de la matriz de pesos iniciales.
- 5. (0.5 puntos) Actualiza la matriz de pesos iniciales aplicando descenso por gradiente con factor de aprendizaje $\eta=1.0$.