## Examen final de SIN: Test del bloc 2 (1,75 punts)

ETSINF, Universitat Politècnica de València, 16 de gener de 2024

### Grup, cognoms i nom: 2,

Marca cada requadre amb una única opció. Puntuació:  $\max(0, (\text{encerts} - \text{errors}/3) \cdot 1, 75/9)$ .

En un problema de raonament probabilístic corresponent a diagnòstic de grip, les variables aleatòries d'interés són: Grip (G):{positiu (POS), negatiu (NEG)}; Ventilació (V):{alta (ALT), baixa (BAI)}; Activitat (A):{silenci (SIL), parlant (PAR), exercici (EXE)}. La probabilitat conjunta de les tres variables ve donada en la taula següent:

		ALT			BAI	
P(g, v, a)	SIL	PAR	EXE	SIL	PAR	EXE
POS	0.01	0.02	0.02	0.01	0.03	0.05
$\overline{\text{NEG}}$	0.29	0.19	0.10	0.14	0.10	0.04

La probabilitat condicional  $P(G = POS \mid V = BAI, A = EXE)$  és:

- A)  $P \le 0.25$
- B)  $0.25 < P \le 0.50$
- C)  $0.50 < P \le 0.75$
- D)  $0.75 < P \le 1.0$

 $2 \square$  Siga  $\mathbf{x}$  un objecte a classificar en una classe de C possibles. Indica quin dels següents classificadors no és (de risc) d'error mínim (o escull l'última opció si els tres són d'error mínim):

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

B) 
$$c(\mathbf{x}) = \underset{c=1}{\operatorname{arg max}} e^{p(c|\mathbf{x})} + e^{p(\mathbf{x})}$$

C) 
$$c(\mathbf{x}) = \underset{c=1,...,C}{\operatorname{arg max}} e^{p(\mathbf{x},c)} - e^{p(\mathbf{x})}$$

D) Els tres classificadors anteriors són d'error mínim.

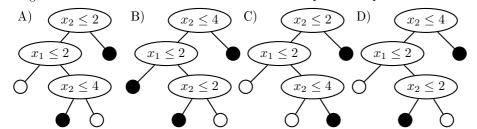
Siga un problema de classificació en tres classes per a dades del tipus  $\mathbf{x} = (x_1, x_2)^t \in \{0, 1\}^2$ , amb les distribucions de probabilitat de la taula. Indica en quin interval es troba l'error del classificador  $c(\mathbf{x})$  donat en la taula,  $\varepsilon$ :

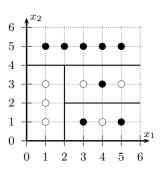
- A)  $\varepsilon < 0.25$ .
- B)  $0.25 \le \varepsilon < 0.50$ .
- C)  $0.50 \le \varepsilon < 0.75$ .
- D)  $0.75 \le \varepsilon$ .

$\mathbf{x}$	P(	$c\mid \mathbf{x}$	(2		
$x_1 x_2$	c=1	=2	c=3	$P(\mathbf{x})$	$c(\mathbf{x})$
0 0	0.5	0.1	0.4	0.3	1
0 1	0.6	0.4	0	0.3	2
1 0	0.1	0.4	0.5	0.1	2
1 1	0	0.5	0.5	0.3	1

- Suposeu que estem aplicant l'algorisme Perceptró, amb factor d'aprenentatge  $\alpha=1$  i marge b=0.1, a un conjunt de 3 mostres bidimensionals d'aprenentatge per a un problema de 2 classes. Se sap que, després de processar les primeres 2 mostres, s'han obtés els vectors de pesos  $\mathbf{w}_1=(0,2,1)^t$ ,  $\mathbf{w}_2=(0,-2,-1)^t$ . Així mateix, se sap que, després de processar l'última mostra,  $(\mathbf{x}_3,c_3)$ , s'obtenen els vectors de pesos  $\mathbf{w}_1=(-1,1,-3)^t$ ,  $\mathbf{w}_2=(1,-1,3)^t$ . Quina de les següents mostres és eixa última mostra?
  - A)  $((2,1)^t,1)$
  - B)  $((3,1)^t,1)$
  - C)  $((1,4)^t,2)$
  - D)  $((2,4)^t,1)$
- 5 Donat el classificador en 3 classes definit pels seus vectors de pesos  $\mathbf{w}_1 = (2, 1, 1)^t$ ,  $\mathbf{w}_2 = (1, -3, -3)^t$ ,  $\mathbf{w}_3 = (2, 0, -1)^t$  en notació homogènia, quin dels següents conjunts de vectors **no** definix un classificador equivalent al donat?
  - A)  $\mathbf{w}_1 = (-2, -1, -1)^t$ ,  $\mathbf{w}_2 = (-1, 3, 3)^t$ ,  $\mathbf{w}_3 = (-2, 0, 1)^t$
  - B)  $\mathbf{w}_1 = (4, 2, 2)^t$ ,  $\mathbf{w}_2 = (2, -6, -6)^t$ ,  $\mathbf{w}_3 = (4, 0, -2)^t$
  - C)  $\mathbf{w}_1 = (4, 1, 1)^t$ ,  $\mathbf{w}_2 = (3, -3, -3)^t$ ,  $\mathbf{w}_3 = (4, 0, -1)^t$
  - D)  $\mathbf{w}_1 = (6, 2, 2)^t$ ,  $\mathbf{w}_2 = (4, -6, -6)^t$ ,  $\mathbf{w}_3 = (6, 0, -2)^t$
- 6 Indica quina de les següents afirmacions sobre regressió logística és *incorrecta* (o escull l'última opció si les tres primeres són correctes):
  - A) Regressió logística és un model probabilístic de classificació basat en una funció predictora de logits lineal amb l'entrada
  - B) Al tractar-se d'un model probabilístic de classificació, regressió logística permet aplicar regles de decisió més generals que la MAP (decidir-se per la classe de màxima probabilitat a posteriori)
  - C) Regressió logística és un model probabilístic de classificació basat en la distribució categòrica
  - D) Les tres afirmacions anteriors són correctes

7 ☐ Donat el conjunt de mostres de 2 classes (∘ i •) de la figura de la dreta, ¿quin dels següents arbres de classificació és coherent amb la partició representada?





- 8 Suposeu que estem aplicant l'algorisme d'aprenentatge d'arbres de classificació per a un problema de 3 classes, c=1,2,3. L'algorisme ha arribat a un node t que ha estat dividit en un node esquerre amb 3 mostres de la classe 1, 1 mostra de la classe 2 i 2 mostres de la classe 3; i un node dret amb 1 mostra de la classe 1, 0 mostres de la classe 2 i 0 mostres de la classe 3. Quin decrement d'impuresa s'ha aconseguit amb esta partició?
  - A)  $0.00 \le \Delta \mathcal{I} < 0.25$ .
  - B)  $0.25 \le \Delta \mathcal{I} < 0.50$ .
  - C)  $0.50 \le \Delta \mathcal{I} < 0.75$ .
  - D)  $0.75 \leq \Delta \mathcal{I}$ .
- Es té una partició d'un conjunt de dades 3-dimensionals en un nombre de clústers donat,  $C \geq 2$ . Considereu la transferència de la dada  $\mathbf{x} = (4, 10, 4)^t$  d'un clúster i a altre  $j, j \neq i$ . Se sap que el clúster i conté 4 dades (comptant  $\mathbf{x}$ ) i el j 2. Així mateix, se sap que la mitjana del clúster i és  $\mathbf{m}_i = (1, 8, 2)^t$  i la del j  $\mathbf{m}_j = (10, 2, 10)^t$ . Si es realitza la dita transferència, es produirà un increment de la suma d'errors quadràtics,  $\Delta J$ , tal que:
  - A)  $\Delta J < -70$
  - B)  $-70 \le \Delta J < -30$
  - C)  $-30 \le \Delta J < 0$
  - D)  $\Delta J \geq 0$

# Examen final de SIN: Problema del bloc 2 (2 punts)

ETSINF, Universitat Politècnica de València, 16 de gener de 2024

Grup, cognoms i nom: 2,

#### Problema sobre regressió logística

La següent taula presenta un conjunt de 2 mostres d'entrenament de 2 dimensions procedents de 2 classes:

n	$x_{n1}$	$x_{n2}$	$c_n$
1	1	0	2
2	1	1	1

Addicionalment, la següent taula representa una matriu de pesos inicials amb els pesos de cadascuna de les classes per columnes::

0. 0.	
0. 0.	
0.25 -0.25	

#### Es demana:

- 1. (0.5 punts) Calcula el vector de logits associat a cada mostra d'entrenament.
- 2. (0.25 punts) Aplica la funció softmax al vector de logits de cada mostra d'entrenament.
- 3. (0.25 punts) Classifica cadascuna de les mostres d'entrenament. En cas d'empat, tria qualsevol classe.
- 4. (0.5 punts) Calcula el gradient de la funció NLL en el punt de la matriu de pesos inicials.
- 5. (0.5 punts) Actualitza la matriu de pesos inicials aplicant descens per gradient amb factor d'aprenentatge  $\eta=1.0$ .