

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

ETSINF, Universitat Politècnica de València, 1 de febrer de 2024

Grup, cognoms i nom: 2,

Marca cada requadre amb una única opció. Puntuació: $\max(0, (\text{encerts} - \text{errors} / 3) \cdot 1,75 / 6)$.

1 ☐ Donada la següent taula de probabilitats:

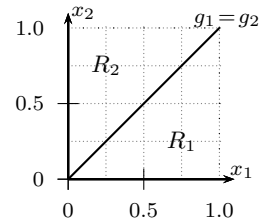
B	0	0	1	1
C	0	1	0	1
$P(A = 0 \mid B, C)$	0.222	0.298	0.234	0.118
$P(B, C)$	0.025	0.467	0.219	0.290

Quin és el valor de $P(A = 1, B = 1 \mid C = 0)$? $P(A = 1, B = 1 \mid C = 0) = 0.689$

- A) $P(A=1, B=1 \mid C = 0) \leq 0.25$
- B) $0.25 < P(A=1, B=1 \mid C = 0) \leq 0.50$
- C) $0.50 < P(A=1, B=1 \mid C = 0) \leq 0.75$
- D) $0.75 < P(A=1, B=1 \mid C = 0) \leq 1.00$

2 ☐ Donat el classificador en dues classes definit per la seua frontera i regions de decisió de la figura de la dreta, ¿quin dels següents vectors de pesos (en notació homogènia) defineix un classificador equivalent al donat?

- A) $\mathbf{w}_1 = (0, 1, 0)^t$ i $\mathbf{w}_2 = (0, 0, 1)^t$.
- B) $\mathbf{w}_1 = (0, -1, 0)^t$ i $\mathbf{w}_2 = (0, 0, -1)^t$.
- C) $\mathbf{w}_1 = (0, 0, 1)^t$ i $\mathbf{w}_2 = (0, 1, 0)^t$.
- D) Tots els vectors de pesos anteriors defineixen classificadors equivalents.



3 ☐ Supposeu que estem aplicant l'algorisme Perceptró, amb factor d'aprenentatge $\alpha = 1$ i marge $b = 0.1$, a un conjunt de 4 mostres bidimensionals d'aprenentatge per a un problema de 4 classes, $c = 1, 2, 3, 4$. En un moment donat de l'execució de l'algorisme s'han obtingut els vectors de pesos $\mathbf{w}_1 = (-2, -8, -5)^t$, $\mathbf{w}_2 = (-2, -8, -9)^t$, $\mathbf{w}_3 = (-2, 0, -3)^t$, $\mathbf{w}_4 = (-2, -4, -9)^t$. Suposant que a continuació es va a processar la mostra $(\mathbf{x}, c) = ((5, 4)^t, 1)$, quants vectors de pesos es modificaran?

- A) 0
- B) 2
- C) 3
- D) 4

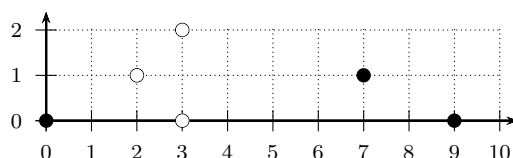
- 4 **B** La probabilitat d'error d'un classificador s'estima que és del 5%. Determina quin és el nombre mínim de mostres de test necessari, M , per aconseguir que l'interval de confiança al 95% del dit error no supere el $\pm 1\%$; açò es, $I = [4\%, 6\%]$: $M = 1825$
- A) $M < 1000$.
 B) $1000 \leq M < 2000$.
 C) $2000 \leq M < 3000$.
 D) $M \geq 3000$.

- 5 **B** Siga el següent conjunt de dades utilitzat per a entrenar un arbre de classificació amb 5 mostres bidimensionals que pertanyen a 2 classes:

n	1	2	3	4	5
x_{n1}	4	1	2	1	3
x_{n2}	4	4	1	1	1
c_n	1	1	1	1	2

Quantes particions diferents es podrien generar en el node arrel? No consideres les particions en les quals totes les dades s'assignen al mateix node fill.

- A) 6
 B) 4
 C) 3
 D) 2
- 6 **A** La figura següent mostra una partició de 6 punts bidimensionals en dos clústers, \bullet i \circ :



Quin punt al ser transferit de clúster minimitza la variació de la suma d'errors quadràtics (SEQ), $\Delta J = J - J'$ (SEQ després de l'intercanvi menys SEQ abans de l'intercanvi)? $\Delta J = 11.2 - 48.0 = -36.8$

- A) $(0,0)^t$
 B) $(9,0)^t$
 C) $(2,1)^t$
 D) $(3,0)^t$

Examen de recuperació de SIN: Problema del bloc 2 (2 punts)

ETSINF, Universitat Politècnica de València, 1 de febrer de 2024

Grup, cognoms i nom: 2,

Problema sobre regressió logística

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

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

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

\mathbf{w}_1	\mathbf{w}_2
0.	0.
0.25	-0.25
0.25	-0.25

Es demana:

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

Solució:

- Vector de logits per a cada mostra d'entrenament:

n	a_{n1}	a_{n2}
1	0.	0.
2	0.5	-0.5

- Aplicació de la funció softmax:

n	μ_{n1}	μ_{n2}
1	0.5	0.5
2	0.73	0.27

- Classificació de cada mostra:

n	$\hat{c}(x_n)$
1	2
2	1

- Gradient:

\mathbf{g}_1	\mathbf{g}_2
0.12	-0.12
-0.13	0.13
-0.13	0.13

- Matriu de pesos actualitzada:

\mathbf{w}_1	\mathbf{w}_2
-0.12	0.12
0.38	-0.38
0.38	-0.38