

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

ETSINF, Universitat Politècnica de València, 19 de desembre de 2024

Grup, cognoms i nom: 1,

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

- 1 ☒ Supposeu 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 obtingut els vectors de pesos $\mathbf{w}_1 = (0, 0, -2)^t$, $\mathbf{w}_2 = (0, 0, 2)^t$. Així mateix, se sap que, després de processar l'última mostra, (\mathbf{x}_3, c_3) , s'obtenen els mateixos vectors de pesos. Quina de les següents mostres és eixa última mostra?

- A) $((5, 5)^t, 1)$
B) $((2, 4)^t, 1)$
C) $((2, 5)^t, 2)$
D) $((4, 1)^t, 1)$

- 2 ☐ Donada la següent taula de probabilitats condicionals de les 3 variables d'interès:

A	0	0	0	0	1	1	1	1
B	0	0	1	1	0	0	1	1
C	0	1	0	1	0	1	0	1
P(A, B C)	0.449	0.173	0.051	0.327	0.343	0.027	0.157	0.473

Si $P(C = 0) = 0.81$, quin és el valor de $P(A = 1 | B = 0, C = 1)$? $P(A = 1 | B = 0, C = 1) = 0.135$

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

- 3 ☒ Siga un problema de classificació en dos 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 la probabilitat de error ε del classificador $c(\mathbf{x})$ basat en la funció discriminant $g(\mathbf{x}) = 0.5 + x_1 + x_2$ definit com

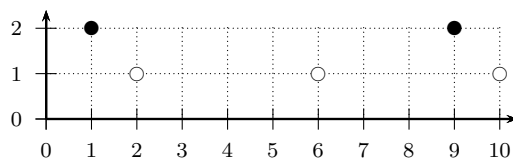
$$c(\mathbf{x}) = \begin{cases} 1 & \text{si } g(\mathbf{x}) < 0 \\ 2 & \text{en cas contrari} \end{cases}$$

\mathbf{x}		$P(c \mathbf{x})$		
x_1	x_2	$c=1$	$c=2$	$P(\mathbf{x})$
0	0	0.4	0.6	0
0	1	0.5	0.5	0.1
1	0	0.5	0.5	0.4
1	1	0.8	0.2	0.5

$\varepsilon = 0.65$

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

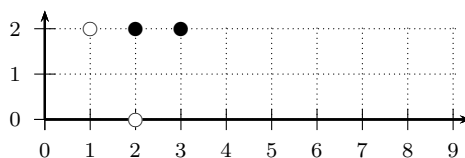
- 4 **A** La figura següent mostra una partició de 5 punts bidimensionals en dos clústers, \bullet i \circ :



Si transferim de clúster el punt $(9, 2)^t$, es produeix una variació de la suma d'errors quadràtics (SEQ), $\Delta J = J - J'$ (SEQ després de l'intercanvi menys SEQ abans de l'intercanvi), tal que:

- A) $\Delta J < -7$. $\Delta J = 39.5 - 64.0 = -24.5$
 B) $-7 \leq \Delta J < 0$.
 C) $0 \leq \Delta J < 7$.
 D) $\Delta J \geq 7$.

- 5 **D** La figura següent mostra una partició de 4 punts bidimensionals en dos clústers, \bullet i \circ :

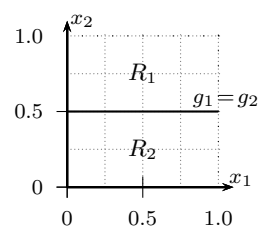


Indica quin dels següents punts es transfereix de clúster quan apliquem l'algorisme K-mitjanes de Duda i Hart, però no quan apliquem la versió convencional de l'algorisme K-mitjanes:

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

- 6 **C** 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 homogeneïa) defineix un classificador equivalent al donat?

- A) $\mathbf{w}_1 = (0, 0, -2)^t$ i $\mathbf{w}_2 = (-1, 0, 0)^t$.
 B) $\mathbf{w}_1 = (1, 0, 0)^t$ i $\mathbf{w}_2 = (0, 0, 2)^t$.
 C) $\mathbf{w}_1 = (0, 0, 2)^t$ i $\mathbf{w}_2 = (1, 0, 0)^t$.
 D) Tots els vectors de pesos anteriors defineixen classificadors equivalents.



7 ☐ C Supposeu que tenim una caixa amb 10 taronges que conté 8 taronges Washington (W) i 2 Cadenera (C) de la que hem tret dues taronges, una darrere d'una altra sense reposició. Donades les variables aleatòries:

- T1: varietat de la primera taronja treta.
- T2: varietat de la segona taronja treta.

Quina de les següents condicions no es certa?

- A) $P(T1 = W, T2 = C) = P(T1 = C, T2 = W)$
- B) $P(T2 = W) < P(T2 = W \mid T1 = C)$
- C) $P(T1 = C) = P(T1 = C \mid T2 = W)$
- D) $P(T2 = W) > P(T2 = W \mid T1 = W)$

8 ☐ D 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 cap dels tres és d'error mínim):

- A) $c(\mathbf{x}) = \arg \min_{c=1, \dots, C} e^{p(c|\mathbf{x})} + e^{p(\mathbf{x})}$
- B) $c(\mathbf{x}) = \arg \min_{c=1, \dots, C} e^{p(\mathbf{x}, c)}$
- C) $c(\mathbf{x}) = \arg \max_{c=1, \dots, C} -\log p(\mathbf{x}, c)$
- D) Cap dels tres classificadors anteriors és d'error mínim.

9 ☐ B ☐ D Siga $g(\mathbf{x})$ un classificador. Indica quin de les següents funcions *no* definix un classificador equivalent (o escull l'última opció si totes definixen un classificador equivalent):

- A) $f(g(\mathbf{x})) = ag(\mathbf{x}) + b \quad a > 0$
- B) $f(g(\mathbf{x})) = \log g(\mathbf{x}) \quad g(\mathbf{x}) > 0$
- C) $f(g(\mathbf{x})) = \exp g(\mathbf{x})$
- D) Les tres funcions anteriors definixen un classificador equivalent.

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

ETSINF, Universitat Politècnica de València, 19 de desembre de 2024

Grup, cognoms i nom: 1,

Problema sobre regressió logística

La següent taula presenta per fila una mostra d'entrenament de 2 dimensions procedent de una classe:

n	x_{n1}	x_{n2}	c_n
1	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
0.5	-0.5
0.5	-0.5
0.5	-0.5

Es demana:

- (0.25 punts) Calcula el vector de logits associat a la mostra d'entrenament.
- (0.25 punts) Aplica la funció softmax al vector de logits de la mostra d'entrenament.
- (0.25 punts) Calcula la neg-log-versemblança del conjunt d'entrenament respecte a la matriu de pesos inicials.
- (0.25 punts) Classifica la mostra 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 de la mostra d'entrenament:

n	a_{n1}	a_{n2}
1	1.5	-1.5

- Aplicació de la funció softmax:

n	μ_{n1}	μ_{n2}
1	0.95	0.05

- Càlcul de la neg-log-versemblança:

$$\text{NLL}(\mathbf{W}) = 0.05$$

- Classificació de la mostra d'entrenament:

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

- Gradient:

\mathbf{g}_1	\mathbf{g}_2
-0.05	0.05
-0.05	0.05
-0.05	0.05

- Matriu de pesos actualitzada:

\mathbf{w}_1	\mathbf{w}_2
0.55	-0.55
0.55	-0.55
0.55	-0.55