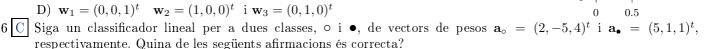
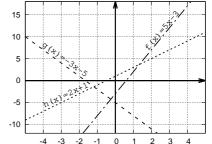
Examen del Bloc 2 de Sistemes Intel·ligents (tipus B) ETSINF, UPV, 10 de desembre de 2018. Puntuació: encerts - errors/3.

- 1 D Quina de les següents distribucions de probabilitat no pot deduir-se a partir de la prob. conjunta P(x, y, z)?:
 - A) $P(x \mid y)$.
 - B) P(z).
 - C) $P(z \mid x, y)$.
 - D) Tota distribució en la qual intervinga qualsevol combinació d'aquestes variables pot deduir-se de P(x,y,z).
- $2 \mid B \mid$ Siga un problema de classificació en quatre classes, $C = \{a, b, c, d\}$, on les quatre classes són equiprobables, i siga y un fet o dada. La decisió òptima de classificació per a y és la classe a amb una probabilitat a posteriori de 0.30. Quina de les següents afirmacions és correcta?
 - A) La probabilitat d'error és menor que 0.50.
 - B) $P(Y = y \mid C = a) = 0.3 \cdot P(Y = y) / 0.25$.
 - C) $P(C = a \mid Y = y) > P(C = b \mid Y = y) + P(C = c \mid Y = y) + P(C = d \mid Y = y)$.
 - D) Cap de les anteriors.
- 3 B Suposeu que tenim dues caixes amb 40 galetes cadascuna. La primera caixa conté 10 galetes de xocolate i 30 sense xocolate. La segona caixa conté 20 galetes de cada tipus. Ara suposeu que es tria una caixa a l'atzar, i després una galeta a l'atzar de la caixa triada. Si la galeta triada no és de xocolate, la probabilitat P que procedisca de la primera caixa és:
 - A) 3/4 < P < 4/4.
 - B) 2/4 < P < 3/4.
- $P(C = 1 \mid G = c) = \frac{P(C = 1) P(G = c \mid C = 1)}{P(C = 1) P(G = c \mid C = 1) + P(C = 2) P(G = c \mid C = 2)} = 0.6$
- C) $1/4 \le P < 2/4$. D) 0/4 < P < 1/4.
- $4 |D| \operatorname{Siga} \mathbf{x} = (x_1, \dots, x_D)^t, D > 1$, un objecte representat mitjançant un vector de característiques D-dimensional a classificar en una C de classes. Indica quin dels següents classificadors no és d'error mínim:
 - A) $c(\mathbf{x}) = \arg\max_{c=1,...,C} p(x_1, c) p(x_2, ..., x_D \mid x_1, c)$
 - B) $c(\mathbf{x}) = \arg \max_{c=1,...,C} p(c) p(x_1,...,x_D \mid c)$
 - C) $c(\mathbf{x}) = \arg \max_{c=1,...,C} p(c \mid x_1) p(x_2,...,x_D \mid x_1,c)$
 - D) $c(\mathbf{x}) = \arg \max_{c=1,...,C} p(x_1 \mid c) p(x_2,...,x_D \mid x_1,c)$
- 5 A En la figura de la dreta es representen les fronteres de decisió d'un classificador en 3 classes. Quins dels següents vectors de pesos defineixen aquestes fronteres?
 - A) $\mathbf{w}_1 = (0,0,1)^t$ $\mathbf{w}_2 = (0,1,0)^t$ i $\mathbf{w}_3 = (0.5,0,0)^t$
 - B) $\mathbf{w}_1 = (0,0,1)^t$ $\mathbf{w}_2 = (0,1,0)^t$ i $\mathbf{w}_3 = (1,0,0)^t$
 - C) $\mathbf{w}_1 = (0.5, 0, 0)^t \ \mathbf{w}_2 = (0, 1, 0)^t \ i \ \mathbf{w}_3 = (0, 0, 1)^t$

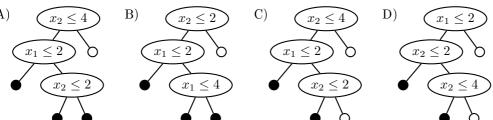


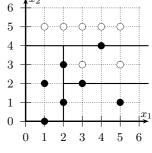
- respectivamente. Quina de les següents afirmacions és correcta?
 - A) El punt $\mathbf{x}' = (1,2)^t$ pertany a la classe \circ .
 - B) El punt $\mathbf{x}' = (-2,0)^t$ es troba a la frontera de decisió.
 - C) Els vectors de pesos $\mathbf{a}_{\circ} = (3,4,1)^t$ i $\mathbf{a}_{\bullet} = (2,2,2)^t$ defineixen la mateixa frontera de decisió que els de l'enunciat.
 - D) Els vectors de pesos $\mathbf{a}_{\circ} = (-2, 5, -4)^t$ i $\mathbf{a}_{\bullet} = (-5, -1, -1)^t$ defineixen un classificador equivalent al de l'enunciat.
- 7 D En la figura de la dreta es mostren les funcions discriminants lineals resultants d'entrenar un classificador amb l'algorisme Perceptró i un conjunt de punts de \mathbb{R} . Les funcions obtingudes són: g(x) = -3x - 5, h(x) = 2x + 1 i f(x) = 5x - 3. Indica quines són les fronteres de decisió correctes entre g(x)i h(x), i entre h(x) i f(x):



- A) x = -5/3 i x = 3/5
- B) x = -1/2 i x = 3/5.
- C) x = -5/3 i x = 4/3
- D) x = -6/5 i x = 4/3.
- 8 D Indica quina de les següents afirmacions referents a l'algorisme Perceptró (al que direm P) és certa quan s'aplica a l'aprenentatge amb una mostra de vectors etiquetats S:
 - A) El nombre de vectors de S ben classificats amb els pesos obtinguts en cada iteració de P és major que el número vectors ben classificats en la iteració anterior.
 - B) P sempre convergeix en un nombre finit d'iteracions, encara que és possible que els pesos finalment obtinguts no classifiquen correctament a tots els vectors de S.
 - C) Com més gran és S, major és el nombre d'iteracions que necessita P per a convergir.
 - D) Si la mostra d'aprenentatge és linealment separable, P acaba després d'un nombre finit d'iteracions i els pesos resultants permeten classificar S sense errors.

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



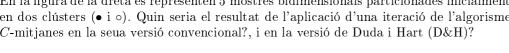


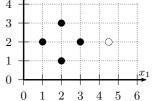
10 C Siga un problema de classificació en 3 classes (A, B i C) per al qual es disposa de 6 dades d'aprenentatge representades mitjançant vectors de característiques tridimensionals (veure taula a la dreta). Si desitgem aplicar l'algorisme d'aprenentatge d'arbres de classificació amb aquestes dades, quin és el nombre N de splits diferents que cal explorar en el node arrel de l'arbre? Nota: no han de tenir-se en compte els splits que donen lloc a nodes buits.

n	1	2	3	4	5	6
x_{n1}	0	1	0	1	0	1
x_{n2}	1	1	2	2	3	3
x_{n3}	0	0	2	3	2	3
c_n	Α	A	В	В	С	\mathbf{C}

- A) $0 \le N < 2$.
- B) $2 \le N < 4$.
- C) 4 < N < 6. $\{(1,0),(2,1),(2,2),(3,2)\}$
- D) 6 < N.
- 11 A Tenim un problema de classificació en tres classes, $C = \{a, b, c\}$ per a objectes representats en un espai de dues dimensions $(\mathbf{y} = (y_1, y_2) \in \mathbb{R}^2)$. Tenim les següents quatre mostres: $\mathbf{y_1} = (4, 1)^t$, pertany a la classe a; $\mathbf{y_2} = (1, 2)^t$ i $\mathbf{y_3} = (2,3)^t$ pertanyen a la classe b; i $\mathbf{y_4} = (5,1)^t$ pertany a la classe c. Volem construir un arbre de classificació i l'algorisme ha aconseguit un node t que inclou les 4 dades esmentades. Utilitzant la reducció de la impuresa (en termes d'entropia) per a mesurar la qualitat d'un split, indica quina de les següents afirmacions és correcta:
 - A) $\Delta \mathcal{I}(1, 2, t) > \Delta \mathcal{I}(2, 2, t)$.
 - B) $\Delta \mathcal{I}(1, 2, t) > \Delta \mathcal{I}(2, 1, t)$.
 - C) $\Delta \mathcal{I}(2, 2, t) > \Delta \mathcal{I}(2, 1, t)$.
 - D) $\Delta \mathcal{I}(1, 4, t) = 0.$
- 12 A Siga T un arbre de classificació construït mitjançant l'algorisme ADC a partir d'una mostra de vectors etiquetats S. Indica quina de les següents afirmacions és falsa:
 - A) Per a tot node t de T, la seua impuresa és igual a la suma de les impureses dels seus nodes fills, t_R i t_L .
 - B) Si el paràmetre ϵ és prou xicotet, el nombre de vectors de S que T classifica incorrectament pot ser tan xicotet com es vulga.
 - C) El nombre de splits possibles en qualsevol node de T és sempre menor o igual que $D \cdot |S|$, on D és la dimensió dels vectors de S.
 - D) Encara que T sol ser un arbre aproximadament ben equilibrat, la seua altura pot ser major que $\log_2 |S|$.
- 13 A En la figura de la dreta es mostra una partició de 5 punts bidimensionals de 2 clústers. La transferència del punt $(1,1)^t$ del clúster ullet al clúster \circ
 - A) no altera la SEQ.
 - B) produeix un increment en la SEQ.
 - C) produeix un decrement en la SEQ.
 - D) produeix una SEQ negativa.

- 14 D En la figura de la dreta es representen 5 mostres bidimensionals particionades inicialment en dos clústers (• i o). Quin seria el resultat de l'aplicació d'una iteració de l'algorisme C-mitjanes en la seua versió convencional?, i en la versió de Duda i Hart (D&H)?





- A) Ambdues versions transfereixen la mostra (3, 2).
- B) Cap de les dues versions transfereix la mostra (3, 2).
- C) Només la versió convencional transfereix la mostra (3, 2).
- D) Només la versió D&H transfereix la mostra (3, 2).
- S'aplica l'algorisme C-mitjanes de Duda i Hart a un conjunt de N vectors no etiquetats i s'obté una partició de dit conjunt en C subconjunts disjunts de suma d'errors quadràtics, SEQ, igual a R. Quina de les següents afirmacions és falsa?:
 - A) Si C = N, R = 0.
 - B) Si $C \ge N/2$, R = 0.
 - C) Si $C \leq N$, C-mitjanes acaba en un nombre finit d'iteracions i R és un mínim local de la SEQ.
 - D) Cap de les anteriors.