

Sistemas Inteligentes

Cuestiones y ejercicios del bloque 2, tema 2

Aprendizaje de funciones discriminantes: Perceptrón

Escola Tècnica Superior d'Informàtica
Dep. de Sistemes Informàtics i Computació
Universitat Politècnica de València

10 de noviembre de 2014

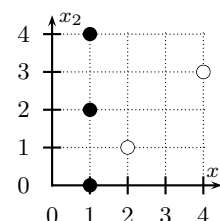
1. Cuestiones

1 ☐ El algoritmo Perceptrón es una técnica de aprendizaje...

- A) supervisado de clasificadores lineales.
- B) supervisado de clasificadores no-lineales.
- C) no-supervisado de clasificadores lineales.
- D) no-supervisado de clasificadores no-lineales.

2 ☐ En la figura de la derecha se representan cinco muestras de aprendizaje bidimensionales de 2 clases: \circ y \bullet . Se desea contruir un clasificador lineal para cualquier $\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$, como sigue:

$$c(\mathbf{x}) = \begin{cases} \circ & \text{si } \mathbf{w}^t \mathbf{x} > 0 \\ \bullet & \text{si } \mathbf{w}^t \mathbf{x} \leq 0 \end{cases} \quad \text{donde } \mathbf{w} = \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \end{pmatrix} \text{ es un vector de pesos a escoger}$$



Si nuestro criterio de aprendizaje es la minimización del número de errores de clasificación (sobre las muestras de aprendizaje), elegiremos...

- A) $\mathbf{w} = (1, 0)^t$
- B) $\mathbf{w} = (1, 1)^t$
- C) $\mathbf{w} = (1, -1)^t$
- D) Ninguna de las anteriores, ya que hay otros vectores de pesos que producen menos errors sobre las muestras dadas.

3 ☐ En el algoritmo Perceptrón:

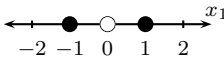
- A) principalmente existen dos parámetros: número de clases y número de prototipos.
- B) la constante de aprendizaje tiene que ser lo más alta posible, para que aprenda más.
- C) el margen tiene que ser cero cuando las clases no son linealmente separables.
- D) principalmente existen dos parámetros: la constante de aprendizaje α y el margen b .

4 ☐ En el algoritmo Perceptrón:

- A) principalmente existen dos parámetros: número de clases y número de prototipos.
- B) el uso del margen b permite encontrar soluciones adecuadas cuando el problema no es linealmente separable.
- C) el valor del margen b depende del valor de la constante de aprendizaje α empleado.
- D) principalmente existen dos parámetros: la constante de aprendizaje α y el número de iteraciones.

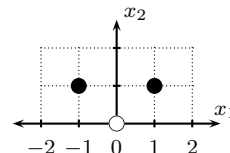
5 ☐ El parámetro del algoritmo Perceptrón que denominamos *margen*, b , es un valor real que, suponiendo que sea positivo (como suele ser), restringe el conjunto de soluciones a las que puede converger el algoritmo. Concretamente, dadas N muestras de entrenamiento $(\mathbf{x}_1, c_1), \dots, (\mathbf{x}_N, c_N)$ de C clases, el algoritmo Perceptrón tratará de hallar funciones discriminantes lineales $g_1(\cdot), \dots, g_C(\cdot)$ tales que, para todo $n = 1, \dots, N$:

- A) $g_{c_n}(\mathbf{x}_n) > g_c(\mathbf{x}_n)$ para toda clase $c \neq c_n$
- B) $g_{c_n}(\mathbf{x}_n) > g_c(\mathbf{x}_n) + b$ para toda clase $c \neq c_n$
- C) $g_{c_n}(\mathbf{x}_n) > g_c(\mathbf{x}_n) - b$ para toda clase $c \neq c_n$
- D) Ninguna de las anteriores

- 6 ☐ Sea un problema de clasificación en C clases $C \in \{1, 2, \dots, C\}$, en el que los objetos están representados mediante puntos en un espacio vectorial de D dimensiones, $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^D$. Suponiendo que un \mathbf{x} dado pertenece a la clase 1, el algoritmo Perceptrón:
- Modifica el discriminante lineal $g_1(\mathbf{x})$ en todo caso.
 - Modifica el discriminante lineal $g_1(\mathbf{x})$ si existe $c \neq 1, g_c(\mathbf{x}) > g_1(\mathbf{x})$.
 - Modifica el discriminante lineal $g_c(\mathbf{x})$ si $g_c(\mathbf{x}) < g_1(\mathbf{x})$ con $c \neq 1$.
 - Modifica el discriminante lineal $g_1(\mathbf{x})$ sólo si $g_c(\mathbf{x}) > g_1(\mathbf{x})$ para todo $c \neq 1$.
- 7 ☐ En un problema de clasificación en dos clases se tienen los siguientes puntos en dos dimensiones: $\mathbf{x}_1 = (1, 1)^t, \mathbf{x}_2 = (2, 2)^t, \mathbf{x}_3 = (2, 0)^t$; \mathbf{x}_1 y \mathbf{x}_2 pertenecen a la clase A y \mathbf{x}_3 a la clase B . Teniendo en cuenta que se emplea un clasificador basado en funciones discriminantes lineales con vectores de pesos \mathbf{w}_A y \mathbf{w}_B asociados a las clases A y B respectivamente, indica cuál de las siguientes afirmaciones es *falsa*:
- Se puede encontrar una función discriminante lineal que clasifique $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ y \mathbf{x}_3 con error=2/3.
 - Los pesos $\mathbf{w}_A = (1, -1, 1)^t$ y $\mathbf{w}_B = (1, 2, -4)^t$ clasifican $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ y \mathbf{x}_3 sin error.
 - Los pesos $\mathbf{w}_A = (1, -1, 1)^t$ y $\mathbf{w}_B = (1, 2, -4)^t$ clasifican $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ y \mathbf{x}_3 con error=1/3.
 - Se puede encontrar una función discriminante lineal que clasifique $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ y \mathbf{x}_3 con error=1/3.
- 8 ☐ Sea un problema de clasificación en tres clases $\{A, B, C\}$. El espacio de representación de los objetos es bidimensional, \mathbb{R}^2 . Se propone emplear un clasificador basado en funciones discriminantes lineales con los siguientes vectores de pesos para cada clase, $\mathbf{w}_A = (1, 1, 0)^t, \mathbf{w}_B = (-1, 1, -1)^t$ y $\mathbf{w}_C = (1, -2, 2)^t$. ¿Cuál es la clasificación de los objetos $\mathbf{x}_1 = (1, 1)^t$ y $\mathbf{x}_2 = (0, -1)^t$?
- $c(\mathbf{x}_1) = B$ $c(\mathbf{x}_2) = C$
 - $c(\mathbf{x}_1) = A$ $c(\mathbf{x}_2) = B$
 - $c(\mathbf{x}_1) = B$ $c(\mathbf{x}_2) = A$
 - $c(\mathbf{x}_1) = A$ $c(\mathbf{x}_2) = A$
- 9 ☐ (Examen de SIN del 18 de enero de 2013)
Sean $g_1(\mathbf{y}) = y_1^2 + 2y_2^2$ y $g_2(\mathbf{y}) = 2y_1^2 + y_2^2$ dos funciones discriminantes para las clases 1 y 2, respectivamente. La frontera de decisión entre estas clases es:
- Una parábola.
 - Hiperesférica.
 - Viene dada por la ecuación $y_1^2 + y_2^2 = 0$.
 - Una recta.
- 10 ☐ (Examen de SIN del 30 de enero de 2013)
Para un problema de clasificación de dos clases en \mathbb{R}^2 se han construido tres clasificadores distintos. Uno está formado por las dos funciones discriminantes lineales siguientes: $g_1(y) = 3 + 4y_1 - 2y_2$ y $g_2(y) = -3 + 1.5y_1 + 5y_2$. El segundo clasificador por $g'_1(y) = 6 + 8y_1 - 4y_2$ y $g'_2(y) = -6 + 3y_1 + 10y_2$. El tercero por $g''_1(y) = -6 - 8y_1 + 4y_2$ y $g''_2(y) = 6 - 3y_1 - 10y_2$. ¿Los tres clasificadores son equivalentes? es decir ¿definen las mismas fronteras de decisión?
- (g_1, g_2) y (g'_1, g'_2) son equivalentes.
 - Los tres son equivalentes.
 - (g_1, g_2) y (g''_1, g''_2) son equivalentes.
 - (g'_1, g'_2) y (g''_1, g''_2) son equivalentes.
- 11 ☐ (Examen de SIN del 30 de enero de 2013)
El algoritmo Perceptrón es una técnica de aprendizaje...
- supervisado de clasificadores lineales.
 - supervisado de clasificadores cuadráticos.
 - no-supervisado de clasificadores lineales.
 - no-supervisado de clasificadores cuadráticos.
- 12 ☐ (Examen de SIN del 15 de enero de 2014; examen del bloque 2; cuestión 4)
En la figura de la derecha se representan tres muestras de aprendizaje unidimensionales de 2 clases: \circ y \bullet . ¿Cuál será el número de errores de clasificación cometidos por un clasificador lineal de mínimo error?
- 
- 0
 - 1
 - 2
 - 3

- 13 ☐ (Examen de SIN del 15 de enero de 2014; examen del bloque 2; cuestión 5)

Supongamos que en el ejercicio anterior añadimos una nueva característica x_2 que se define como $x_2 = x_1^2$. De esta forma las tres muestras de aprendizaje pasan a ser bidimensionales como se observa en la figura de la derecha. En este caso, ¿cuál será el número de errores de clasificación cometidos por un clasificador lineal de mínimo error?



- A) 0
- B) 1
- C) 2
- D) 3

- 14 ☐ (Examen de SIN del 15 de enero de 2014; examen del bloque 2; cuestión 6)

Sea un problema de clasificación en 2 clases, $c = 1, 2$, para objetos representados mediante vectores de características bidimensionales. Se tienen 2 muestras de entrenamiento: $\mathbf{x}_1 = (0, 0)^t$ de la clase $c_1 = 1$, y $\mathbf{x}_2 = (1, 1)^t$ de $c_2 = 2$. Asimismo, se tiene un clasificador lineal definido por los vectores de pesos: $\mathbf{w}_1 = (w_{10}, w_{11}, w_{12}) = (1, -1, -1)^t$ y $\mathbf{w}_2 = (w_{20}, w_{21}, w_{22}) = (-1, 1, 1)^t$. Si aplicamos una iteración del algoritmo Perceptrón a partir de estos vectores de pesos, con factor de aprendizaje $\alpha = 1$ y margen $b = 0.1$, entonces:

- A) No se modificará ningún vector de pesos.
- B) Se modificará el vector de pesos de la clase 1.
- C) Se modificará el vector de pesos de la clase 2.
- D) Se modificarán los vectores de pesos de ambas clases.

- 15 ☐ (Examen de SIN del 15 de enero de 2014; examen del bloque 2; cuestión 7)

El algoritmo Perceptrón está gobernado por dos parámetros que denominamos *velocidad de aprendizaje*, α , y *margen*, b , siendo ambos valores reales. En caso de que no supiéramos si las muestras de aprendizaje son linealmente separables, ¿qué valores de los parámetros α y b proporcionan mayores garantías de obtener fronteras de decisión de mejor calidad?

- A) $\alpha = 0.1$ y $b = 0.0$.
- B) $\alpha = 0.0$ y $b = 0.0$.
- C) $\alpha = 0.1$ y $b = 1.0$.
- D) $\alpha = 0.0$ y $b = 1.0$.

- 16 ☐ (Examen de SIN del 28 de enero de 2014; examen final; cuestión 1)

En un experimento de clasificación con 300 datos de *test* se han observado 15 errores. Con una confianza del 95 %, podemos afirmar que la verdadera probabilidad de error es:

- A) $P(\text{error}) = 5\% \pm 0.3\%$
- B) $P(\text{error}) = 0.05 \pm 0.3$
- C) $P(\text{error}) = 0.05$, exactamente
- D) $P(\text{error}) = 0.05 \pm 0.03$

- 17 ☐ (Examen de SIN del 28 de enero de 2014; examen final; cuestión 3)

Sea un problema de clasificación en 2 clases, $c = A, B$, para objetos representados mediante vectores de características bidimensionales. Como resultado de la aplicación del algoritmo Perceptrón sobre un conjunto de entrenamiento, se han obtenido los vectores de pesos $\mathbf{w}_A = (1, 1, 0)^t$ y $\mathbf{w}_B = (-1, 0, 1)^t$. ¿En qué clases se clasifican $\mathbf{x}_1 = (-1, 0)^t$ y $\mathbf{x}_2 = (0, 3)^t$?

- A) $\hat{c}(\mathbf{x}_1) = A$ y $\hat{c}(\mathbf{x}_2) = A$.
- B) $\hat{c}(\mathbf{x}_1) = A$ y $\hat{c}(\mathbf{x}_2) = B$.
- C) $\hat{c}(\mathbf{x}_1) = B$ y $\hat{c}(\mathbf{x}_2) = A$.
- D) $\hat{c}(\mathbf{x}_1) = B$ y $\hat{c}(\mathbf{x}_2) = B$.

2. Problemas

1. Sea un problema de clasificación en tres clases, $c = \{A, B, C\}$, para objetos representados mediante vectores de características tridimensionales. Se tiene un clasificador lineal basado en funciones discriminantes lineales de la forma

$$g_c(\mathbf{x}) = \mathbf{w}_c \cdot \mathbf{x} \quad \text{para toda clase } c$$

donde \mathbf{w}_c y \mathbf{x} se hallan en notación compacta; es decir: $\mathbf{w} = (w_0, w_1, w_2, w_3)^t \in \mathbb{R}^4$ y $\mathbf{x} = (x_0, x_1, x_2, x_3)^t \in \mathbb{R}^4$, con $x_0 = 1$. Teniendo en cuenta que:

$$\mathbf{w}_A = (1, 1, 1, 1)^t \quad \mathbf{w}_B = (-1, 0, -1, -2)^t \quad \text{y} \quad \mathbf{w}_C = (-2, 2, -1, 0)^t$$

Se pide:

- a) Clasifica el punto $\mathbf{x}' = (2, 1, 2)^t$.
 - b) Sabemos que el punto $\mathbf{x}' = (-1, 0, -1)^t$ pertenece a la clase A. ¿Qué valores tendrían $\mathbf{w}_A, \mathbf{w}_B$ y \mathbf{w}_C tras aplicar el algoritmo Perceptrón para dicho punto, usando una constante de aprendizaje $\alpha = 0.1$?
 - c) Dado el punto $\mathbf{x}' = (1, -1, 2)^t$ que pertenece a la clase A (*corrección: antes C*), obtén valores posibles de las discriminantes que lo clasifiquen correctamente.
2. Sea un problema de clasificación en 3 clases, $c = \{1, 2, 3\}$, para objetos representados mediante vectores de características bidimensionales. Se tienen 3 muestras de entrenamiento: $\mathbf{x}_1 = (0, 0)^t$ de la clase $c_1 = 1$, $\mathbf{x}_2 = (0, 1)^t$ de $c_2 = 2$, y $\mathbf{x}_3 = (2, 2)^t$ de $c_3 = 3$. Encuentra un clasificador lineal de mínimo error mediante el algoritmo Perceptrón, con vectores de pesos iniciales de las clases nulos, factor de aprendizaje $\alpha = 1$ y margen $b = 0.1$. Presenta una traza de ejecución que incluya las sucesivas actualizaciones de los vectores de pesos de las clases.
 3. Sea un problema de clasificación en 2 clases, $c = \{1, 2\}$, para objetos representados mediante vectores de características bidimensionales. Se tienen 2 muestras de entrenamiento: $\mathbf{x}_1 = (0, 0)^t$ de la clase $c_1 = 1$, y $\mathbf{x}_2 = (1, 1)^t$ de $c_2 = 2$. Encuentra un clasificador lineal de mínimo error mediante el algoritmo Perceptrón, con vectores de pesos iniciales de las clases nulos, factor de aprendizaje $\alpha = 1$ y margen $b = 0.1$. Presenta una traza de ejecución que incluya las sucesivas actualizaciones de los vectores de pesos de las clases.
 4. (Examen de SIN del 18 de enero de 2013; tiempo estimado: 30 minutos)
En un problema de clasificación en 2 clases, A, B , para objetos representados mediante vectores de características bidimensionales, se tienen dos muestras de entrenamiento:

$$\mathbf{y}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \in A, \quad \mathbf{y}_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix} \in B,$$

- a) Inicializando a 0 todas las componentes de los vectores de pesos iniciales, mostrar una traza de ejecución del algoritmo Perceptrón, con factor de aprendizaje $\alpha = 1.0$ y margen $b = 0.1$. La traza debe incluir las sucesivas actualizaciones de los vectores de pesos de las clases e indicar los vectores de pesos obtenidos como solución final.
- b) Obtener la ecuación de la frontera de separación entre clases correspondiente a la solución obtenida. Representar gráficamente esta frontera, junto con los datos de entrenamiento. ¿Es satisfactoria esta solución?