Perceptro

Clasificación

Introducción

El método

12

Perceptron

The simplest neural network

Dr. Mauricio Toledo-Acosta

Diplomado Ciencia de Datos con Python

Table of Contents

Perceptron

Clasificación

Introducción

El mátado

El método

. .

- 1 Introducción
- 2 El método
- 3 El método dual
- 4 Kernel

Introducción

Perceptron

Clasificación

Introducciór

El métod

duai

Perceptron

Modelo supervisado de clasificación binaria que busca encontrar una frontera de decisión que separe las clases de puntos. Esto lo hace usando una función umbral que depende de un vector de pesos, este vector lo va actualizando conforme recorre los puntos de entrenamiento.

El modelo lineal de clasificación

Perceptron

Clasificación

ntroducción

El métod

 El Algoritmo Perceptrón (Rosenblatt, 1961) jugó un rol muy importante en la historia del Machine Learning. Inicialmente, simulado en una computadora IBM 704 en Cornell en 1957. Para principios de 1960, se había diseñado un hardware de propósito específico, que implementaba directamente y de forma paralela el algoritmo de aprendizaje.

El modelo lineal de clasificación

Clasificación

ntroducción

El método

Kerne

- El Algoritmo Perceptrón (Rosenblatt, 1961) jugó un rol muy importante en la historia del Machine Learning.
 Inicialmente, simulado en una computadora IBM 704 en Cornell en 1957. Para principios de 1960, se había diseñado un hardware de propósito específico, que implementaba directamente y de forma paralela el algoritmo de aprendizaje.
- Fue criticado por Marvin Minsky, mostrando las deficiencias de las redes de perceptrón de una sola capa para resolver problemas no separables. Esto propició un vacío en la investigación de la computación neural que duró hasta mediados de los 80.

Table of Contents

Perceptron

Clasificación

meroduccio

El método

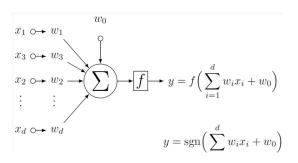
El método dual

Kerne

- 1 Introducción
- 2 El método
- 3 El método dual
- 4 Kernel

El método dual

Kernel



Perceptron

Clasificación

Introducciói

El metodo

dual

Kernel

Recorremos el conjunto de entrenamiento

$$(x_1, y_1), (x_2, y_2) \cdots, (x_N, y_N).$$

Perceptron

Clasificación

....

El método

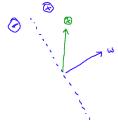
El método dual

Kern

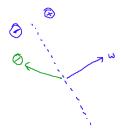
Recorremos el conjunto de entrenamiento

$$(x_1, y_1), (x_2, y_2) \cdots, (x_N, y_N).$$

Si el punto está bien clasificado:



(a) Si
$$y = +1$$



(b) Si
$$y = -1$$

Perceptron

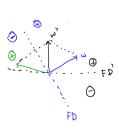
Clasificación

mtroduccio

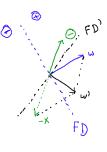
dual

Kerne

5 Si el punto está mal clasificado:



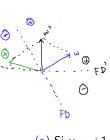
(a) Si
$$y = +1$$



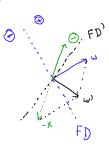
(b) Si
$$y = -1$$

Clasificación

Si el punto está mal clasificado:



(a) Si
$$y = +1$$

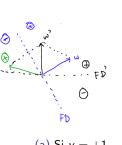


(b) Si
$$y = -1$$

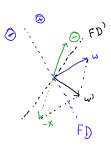
Actualizamos el vector w con w + yx

Clasificación

Si el punto está mal clasificado:



(a) Si
$$y = +1$$



(b) Si
$$y = -1$$

Actualizamos el vector w con w + yx

Repetimos para el conjunto de entrenamiento y realizamos varias épocas.



Clasificación

El método

El método

Kernel

El algoritmo se resume así, para cada época:

```
Entrada: Datos etiquetados de entrenamiento X en coordenadas homogéneas
Salida:
              Vector de pesos w que define al clasificador
\mathbf{w} = \mathbf{0} #Otras inicializaciones son posibles
converge = Falso
mientras converge == Falso:
   converge = Verdadero
   para i en |X|:
     \operatorname{si} y_i \langle \mathbf{w}, \mathbf{x}_i \rangle \leq 0 entonces: #xi mal clasificado
              \mathbf{w} = \mathbf{w} + \mathbf{y}_i \eta \mathbf{x}_i #0 < \eta \le 1 es la tasa de aprendizaje
              converge = Falso
      fin
fin
```



El método

El método

dual

Kerne

El algoritmo se resume así, para cada época:

```
Entrada: Datos etiquetados de entrenamiento X en coordenadas homogéneas
Salida:
              Vector de pesos w que define al clasificador
\mathbf{w} = \mathbf{0} #Otras inicializaciones son posibles
converge = Falso
mientras converge == Falso:
   converge = Verdadero
    para i en |X|:
     \operatorname{si} y_i \langle \mathbf{w}, \mathbf{x}_i \rangle \leq 0 entonces: #xi mal clasificado
              \mathbf{w} = \mathbf{w} + \mathbf{y}_i \eta \mathbf{x}_i #0 < \eta \le 1 es la tasa de aprendizaje
              converge = Falso
      fin
    fin
fin
```

El vector w es una combinación lineal de los vectores x.



Table of Contents

Perceptron

Clasificación

Introducción

El método

uuai

- 1 Introducción
- 2 El método
- 3 El método dual
- 4 Kernel

Observar que, al final del entrenamiento:

$$w = \alpha_1 y_1 x_1 + \alpha_2 y_2 x_2 + \cdots + \alpha_N y_N x_N,$$

donde los α_i tienen que ver con el número de veces que el punto x_i fue mal clasificado.

Entonces, $w = \sum_{i=1}^{N} \alpha_i y_i x_i$ y por lo tanto

$$y_j = \operatorname{sign}\left(\sum_{i=1}^N \alpha_i y_i \langle x_j, x_i \rangle\right)$$

Algoritmo del perceptron dual

Perceptron

Clasificación

Introducci

El método

El método

Kernel

```
\alpha := (\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_N) = 0
converge = Falso
mientras converge == Falso:
   converge = Verdadero
   para i en |X|:
      toma (\mathbf{x}_i, y_i) de los datos
      si y_i \left[ \sum_{j=1}^{|\mathbf{X}|} \alpha_j y_j \langle \mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j \rangle \right] \leq 0 entonces: #xi mal clasificado
              converge = Falso
       fin
```

Table of Contents

Perceptron

Clasificación

Introduccion

El método

dual

Introducción

2 El método

Bl método dual

4 Kernel

El truco del Kernel

Perceptron

Clasificación

Introducció

El método

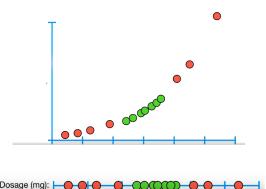
El método

IZ - - - - 1



El truco del Kernel

Clasificación



Ejemplo $z = x^2 + y^2$

Perceptron

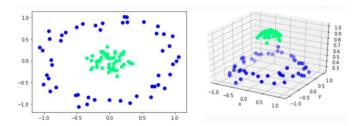
Clasificación

Introducción

El método

El método

Karnal



Tipos de Kernel

Perceptron

Clasificación

Introducción

El método

dual

Kerne

► Aunque nuevos kernels aparecen en la literatura, los siguientes cuatro son básicos y ampliamente utilizados:

Lineal:	$\kappa(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j) = \langle \mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j \rangle$
Polinomial:	$\kappa(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j) = (\langle \mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j \rangle + r)^p, r \ge 0$
Gaussiano (<i>Radial Basis</i> Function – RBF):	$\kappa(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j) = \exp\left(\frac{-\ \mathbf{x}_i - \mathbf{x}_j\ ^2}{2\sigma^2}\right) = \exp\left(-\gamma \ \mathbf{x}_i - \mathbf{x}_j\ ^2\right)$
Sigmoide:	$\kappa(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j) = \tanh(\gamma(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j) + r)$

donde r, p, γ son parámetros de los modelos.

Algoritmo Perceptron con Kernel

Perceptron

Clasificación

miroducci

El método

El método

Kernel

```
\alpha \coloneqq (\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_N) = 0 \; ; \; \kappa \big( \mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j \big) \colon entrada converge = Falso \textit{mientras converge} = Falso \colon converge = Verdadero \textit{para } i \; en \; |\mathbf{X}| \colon \\ toma \; (\mathbf{x}_i, y_i) \; de \; los \; datos \textit{si } \mathbf{y}_i \sum_{j=1}^{|\mathbf{X}|} \alpha_j y_j \kappa \big( \mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j \big) \leq 0 \; entonces \colon \#xi \; mal \; clasificado \alpha_i = \alpha_i + 1 converge = Falso
```