Introducción a los modelos computacionales Práctica 2. Perceptrón multicapa para problemas de clasificación

<u>Pedro Antonio Gutiérrez</u> pagutierrez@uco.es

Asignatura "Introducción a los modelos computacionales"

4º Curso Grado en Ingeniería Informática
Especialidad Computación
Escuela Politécnica Superior
(Universidad de Córdoba)

18 de octubre de 2023





Contenidos

2 Introducción

3 Consideraciones específicas





Objetivos de la práctica

- Implementar la versión off-line del algoritmo de retropropagación básico para el perceptrón multicapa.
- Adaptar la formulación para problemas de clasificación mediante una interpretación probabilística de las salidas (función softmax).
- Utilizar una función de error probabilística para el entrenamiento de la red (entropía cruzada).
- Comprobar si estas modificaciones mejoran los resultados.





Clasificación

- En la parte de teoría, hemos estudiado como adaptar el MLP a problemas de clasificación:
 - Representación de la etiqueta de clase usando codificación 1-de-J.
 - Uso de múltiples neuronas en capa de salida y la función softmax.
 - Uso de la función de error entropía cruzada como alternativa al MSE, durante el entrenamiento.
 - Uso de la función de evaluación CCR para comprobar la bondad de los modelos.





Resumen de modificaciones a realizar

- Debemos hacer que el programa saque información del CCR.
- Debemos incorporar la función softmax en la capa de salida, es decir, cambiar la forma en que se propagan las entradas (según la definición de la softmax) y la forma en que se retropropaga el error (según la nueva expresión de δ_j^h).
- Debemos incorporar la función de error L (entropía cruzada), haciendo que se calcule en las funciones que tienen que calcular un error y que se modifique la forma en que se retropropaga el error en los δ_i^H (de la capa de salida).
- Debemos incorporar la versión *off-line* del algoritmo (práctica anterior).





Cálculo de δ_i^h

- Derivadas para neuronas de tipo sigmoide:
 - Capa de salida:
 - Frror MSF $\delta_i^H \leftarrow -(d_i - out_i^H) \cdot out_i^H \cdot (1 - out_i^H)$
 - entropía cruzada: $\delta_i^H \leftarrow -\left(d_i/\mathsf{out}_i^H\right) \cdot \mathsf{out}_i^H \cdot \left(1-\mathsf{out}_i^H\right)$
 - Capas ocultas:

$$\delta_j^h \leftarrow \left(\sum_{i=1}^{n_{h+1}} w_{ij}^{h+1} \delta_i^{h+1}\right) \cdot out_j^h \cdot (1 - out_j^h)$$

- Derivadas para neuronas de tipo softmax:
 - Capa de salida:
 - Frror MSF. $\delta_i^H \leftarrow -\sum_{i=1}^{n_H} ((d_i - out_i^H) \cdot out_i^H (I(i = j) - out_i^H))$
 - entropía cruzada: $\delta_i^H \leftarrow -\sum_{i=1}^{n_H} ((d_i/out_i^H) \cdot out_i^H(I(i=i) - out_i^H))$





Ajuste de las derivadas para el modo off-line

- Cuando trabajamos en modo off-line, las derivadas se van acumulando para todos los patrones, haciendo que su magnitud pueda ser muy alta.
- Como el error usado es un error medio, deberíamos dividir el cambio realizado por el número de patrones de entrenamiento (N).





Ajuste de las derivadas para el modo off-line

ajustarPesosOffLine()

Inicio

- **1** Para h de 1 a H // Para cada capa $(\Rightarrow \Rightarrow)$
 - Para j de 1 a n_h // Para cada neurona de la capa h
 - Para i de 1 a n_{h-1} // Para cada neurona de la capa h-1 $w_{ji}^h \leftarrow w_{ji}^h \frac{\eta \Delta w_{ji}^h}{N} \frac{\mu \left(\eta \Delta w_{ji}^h(t-1)\right)}{N}$ Fin Para

2
$$w_{j0}^h \leftarrow w_{j0}^h - \frac{\eta \Delta w_{j0}^h}{N} - \frac{\mu \left(\eta \Delta w_{j0}^h(t-1) \right)}{N} // Sesgo$$

Fin Para

Fin Para

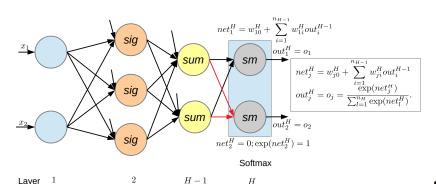
Fin





Optimización

Una forma de optimización consiste en eliminar la última neurona de la capa de salida (softmax) para evitar los cálculos innecesarios asociados a esa neurona.





Introducción a los modelos computacionales Práctica 2. Perceptrón multicapa para problemas de clasificación

<u>Pedro Antonio Gutiérrez</u> pagutierrez@uco.es

Asignatura "Introducción a los modelos computacionales"

4º Curso Grado en Ingeniería Informática
Especialidad Computación
Escuela Politécnica Superior
(Universidad de Córdoba)

18 de octubre de 2023



