TP théorique réseau de neurones

Adrien CHAN-HON-TONG

Notation, le produit scalaire usuel est symbolisé par un point. On utilisera les 3 notations suivantes pour la fonction relu : $relu(x) = \max(0, x) = [x]_+$

Ce TP porte sur la classification binaire de point 2D : $x \in \mathbb{R}^2$ et $y(x) \in \{-1,1\}$.

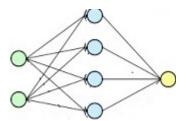
1 neurone

Montrer qu'il est possible d'apprendre par coeur la base de données ((1,1),1), ((-1,-1),-1) avec 1 neurones sans biais et sans activation (puisqu'il est le dernier neurone). Chercher des poids triviaux - inutile d'inverser des matrices.

Est-il possible d'apprendre par coeur la base de données ((0,1),1), ((0,-1),1), ((1,0),-1), ((-1,0),-1) avec 1 neurones sans biais?

2 couches de neurones

Montrer qu'il possible d'apprendre par coeur la base de données ((0,1),1), ((0,-1),1), ((1,0),-1), ((-1,0),-1) avec le réseau ci dessous (sans biais et avec activation relu)? Chercher des poids triviaux - inutile d'inverser des matrices.



Le réseau prends en entrée un point 2D donc 2 valeurs (vert), a 1 couche cachée (bleu) de 4 neurones (avec relu) puis 1 dernière couche (jaune) avec 1 neurone (sans relu donc).

Si oui, dessinez les zones classées comme 1 (f(x) > 0, f symbolisant le réseau de neurones) et celles classées comme -1 (f(x) < 0). Chercher les frontières f(x) = 0, elle est linéaire par morçeau avec un réseau basé relu.

Est-il possible d'apprendre avec le même réseau (mais d'autres poids) la base ((0,2),1), ((0,-2),1), ((2,0),1), ((-2,0),1), ((0,0),-1)?

2 couches de neurones avec biais

Considérons encore même la base de données ((0,2),1), ((0,-2),1), ((2,0),1), ((-2,0),1), ((0,0),-1), ainsi que les 2 réseaux — $f(x) = [(0,1).x]_+ + [(0,-1).x]_+ + [(1,0).x]_+ + [(1,0).x]_+ - 1$

$$--f(x) = 2relu((-1,1).x-1) + 2relu((-1,1).x-1) - 1$$

Dessinez les zones classées comme 1 (f(x) > 0, f symbolisant le réseau de neurones) et celles classées comme -1 (f(x) < 0).

Pour votre culture, cette base est intéressant car il est possible de l'apprendre asymétriquement avec un réseau 2 neurones puis 1 neurone. Mais pour obtenir une solution symétrique, il faut 4 neurones puis 1 neurone. Ainsi, dans cet exemple (et cet exemple seulement), un peu plus de paramètres est nécessaire pour obtenir une solution plus régulière.

Pourtant une ligne directrice très importante de l'apprentissage par ordinateur est que moins de paramètre conduit à plus de généralité.