

# TD réseau de neurones

Adrien Le Coz, Pol Labarbarie  
Gianni Franchi, Adrien Chan-Hon-Tong

**Remarque** bien classer le point  $x$  de label  $y(x)$  avec un modèle  $f$  c'est avoir  $y(x)f(x) > 0$  ou  $y(x) = \text{sign}(f(x))$  mais pas nécessairement  $f(x) = y(x)$  ( $f$  renvoie un "score" d'être dans la classe 1, et on seuille à 0 dans le cas binaire). Dans le cas multiclass,  $f$  produit  $R$  scores (1 par classe) et on voudra  $\arg \max_r f(x) = y(x)$ .

**Notation**  $\text{relu}(x) = \max(x, 0) = [x]_+$  il s'agit bien du max composante par composante (quand l'entrée est un vecteur).

## Partie 1 : Extrait de l'examen de 2021 : Construction d'une famille universelle

**Q1.1** Rappeler pourquoi  $\phi_x(p) = \text{relu}\left(1 - \sum_d ([p_d - x_d]_+ + [x_d - p_d]_+)\right)$  vérifie  $\phi_x(x) = 1$  et  $\forall p, \|x - p\|_1 \geq 1 \Rightarrow \phi_x(p) = 0$

**Q1.2** Remonter comment on peut construire un réseau de neurone  $f$  qui apprend par coeur la base  $(x_1, y_1), \dots, (x_N, y_N) \in \mathbb{R}^D \times \{-1, 1\}$  à l'aide de  $\phi_{x_1}, \dots, \phi_{x_N}$  (en supposant  $\forall i, j, \|x_i - x_j\|_1 \geq 1$ ).

Rappeler combien de neurone il faut pour cela.

**Q1.3** On va construire une autre famille universelle. On suppose  $x_1, \dots, x_N \in \mathbb{R}^D$  avec  $\|x_1\|_2 = \dots = \|x_N\|_2 = 1$  et  $\forall i, j, x_i \neq x_j$ . On introduit  $\delta = \text{relu}(\max_{i \neq j} \sum_d x_{i,d} x_{j,d})$  (c'est à dire le relu du maximum des produits scalaires de  $x_i$  et  $x_j$ ).

Montrer que  $\delta < 1$ .

On rappelle que la norme 2 c'est la racine du produit scalaire du vecteur avec lui même et qu'on a l'inégalité de Cauchy...

**Q1.4** On note  $\psi_n(p) = \text{relu}(\sum_d p_d \times x_{n,d} - \delta)$ .

Montrer que  $\forall n, \psi_n(x_n) > 0$ .

Montrer que  $\forall i \neq j, \psi_i(x_j) = 0$ .

**Q1.5** montrer comment on peut construire un réseau de neurone  $f$  qui apprend par coeur la base  $(x_1, y_1), \dots, (x_N, y_N) \in \mathbb{R}^D \times \{-1, 1\}$  à l'aide de  $\psi_1, \dots, \psi_N$  (en supposant  $\|x_1\| = \dots = \|x_N\| = 1$  et  $\forall i, j, x_i \neq x_j$ ).

On rappelle que apprendre par coeur ça veut dire que  $\forall y_1, \dots, y_N$  la fonction qu'on construit a le même signe que  $y_n$  en  $x_n$  ( $\forall n$ ). Dit autrement, on ne demande que  $y_n f(x_n) > 0$  mais pas forcément  $f(x_n) = y_n$ .

Combien de neurone il faut pour cela ?

*Pour votre culture, il s'agit de la famille universelle générique la plus économe en neurones. Mais il y en a plein d'autres, ça permet de faire 1 examen différent chaque année...*

## Partie 2 : Apprentissage 1D

**Q2 :** Chercher  $w_1, w_2, w_3, b$  tel que le réseau 1D  $h(x, w) = w_1[x]_+ + w_2[x - 1]_+ + w_3[x - 2]_+ + b$  vérifie

- $h(0, w) > 0$  (par exemple 1)

- $h(1, w) < 0$  (par exemple  $-1$ )
- $h(2, w) > 0$  (par exemple  $1$ )
- $h(3, w) < 0$  (par exemple  $-1$ )

*Où, ça aussi ça permet de faire facilement un exercice d'examen...*

### Partie 3 : quelques résultats remarquables

**Q3.1** On considère la fonction  $f(x) = f((x_1 \ x_2)^T) = x_2 - \text{relu}(x_1 - x_2)$ . Déterminez les zones où  $f$  est positive vs négative.

**Q3.3** Même questions avec  $g((x_1 \ x_2)^T) = x_2 + \text{relu}(x_1 - x_2)$  et  $h((x_1 \ x_2)^T) = x_1 + \text{relu}(x_2 - x_1)$ , que remarquez vous ?

**Q4 :** Considérons la base de données  $((0 \ 2)^T, 1)$ ,  $((0 \ -2)^T, 1)$ ,  $((2 \ 0)^T, 1)$ ,  $((-2 \ 0)^T, 1)$ ,  $((0 \ 0)^T, -1)$ , ainsi que les 2 réseaux

- $\psi(x) = [(0 \ 1)x]_+ + [(0 \ -1)x]_+ + [(1 \ 0)x]_+ + [(-1 \ 0).x]_+ - 1$
- $\phi(x) = 2\text{relu}((-1 \ 1)x - 1) + 2\text{relu}((1 \ -1)x - 1) - 1$

**Q4.1 :** Dessiner la base et donner la frontière de décision que vous considérez comme *naturelle* au vu de cette base de données.

**Q4.2 :** Montrez que les 2 réseaux apprennent la base par coeur. Dessinez les zones positives et négatives.

**Q4.3 :** Donnez la structure de chaque réseau.

*cette base est intéressant car il est possible de l'apprendre avec un réseau de 3 neurones. Mais la solution obtenue est asymétrique. Pour obtenir une solution symétrique et bornée, il faut 5 neurones. Ici, plus de paramètres permet d'obtenir une solution plus élégante...*