

# TD réseau de neurones

Gaston LENCZNER, Javiera CASTILLO NAVARRO,  
Guillaume VAUDAUX RUTH, Adrien CHAN-HON-TONG

Notations et rappels :

- on note  $^T$  la transposition matricielle
- $relu(x) = \max(x, 0) = [x]_+$  (par composante pour les vecteurs)
- les vecteurs colonnes dans  $\mathbb{R}^J$  sont considérés comme des matrices  $J \times 1$ ,  
et,  $\forall (A, B) \in \mathbb{R}^{I \times J} \times \mathbb{R}^{J \times K}$  2 matrices,  $AB$  est leur produit dans  $\mathbb{R}^{I \times K}$
- un multi layer perceptron de profondeur  $P$  est une fonction qui peut s'écrire  $W_P relu(W_{P-1} relu(\dots (W_2 relu(W_1 x + b_1) + b_2) \dots) + b_{P-1}) + b_P$   
avec  $W_p$  des matrices et  $b_p$  des vecteurs
- **apprendre par coeur une base d'apprentissage**  $x_1, y_1, \dots, x_N, y_N$   
**avec un modèle  $f$  c'est trouver  $w$  tel que  $\forall n, y_n f(x_n, w) > 0$  - en particulier seul le signe compte !**

## Partie 1 réseau préappris

**Q1** On considère la fonction  $f(x) = f((x_1 \ x_2)^T) = x_2 - relu(x_1 - x_2)$

**Q1.1 :** déterminez les zones où  $f$  est positive vs négative.

- déjà relu est toujours positif, donc si  $x_2 < 0$ ,  $f$  est forcément négative
- maintenant même si  $x_2 > 0$ ,  $f$  pourrait être négative en fonction de  $x_1 - x_2$  :
- soit  $x_1 < 2x_2$  et  $f(x) > 0$
- soit  $x_1 > 2x_2$ , et  $f(x) < 0$

**Q1.2 :** écrivez cette fonction comme un réseau de neurones.

**aide :**  $x = relu(x) - relu(-x)$  et si  $x = (x_1 \ x_2)^T$  alors  $x_1 = (1 \ 0)x$

$$f(x) = (1 \ -1 \ -1) relu \left( \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & -1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} x \right)$$

**Q2** même questions avec  $g((x_1 \ x_2)^T) = x_2 + relu(x_1 - x_2)$  et  $h((x_1 \ x_2)^T) = x_1 + relu(x_2 - x_1)$ , que remarquez vous ?

Si  $x_1 > x_2$ ,  $g(x) = x_1$  et si  $x_1 < x_2$ ,  $g(x) = x_2$  donc  $g(x) = \max(x_1, x_2)$ ,  
donc  $g(x) < 0 \Leftrightarrow x_1 < 0$  et  $x_2 < 0$ .

$$g(x) = (1 \ -1 \ 1) relu \left( \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & -1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} x \right)$$

$g = h$  alors qu'ils s'écrivent différemment - c'est une *symétrie* cachée.

*Notez au passage qu'on peut construire le max de 2 neurones avec des relu, il faudra vous en rappeler pour le cours suivant, pour relativiser les nouveautés*

introduites dans les CNN!

Partie 2 réseau à déterminer (chercher des poids triviaux)

### 1 neurone

**Q3.1 :** Montrez qu'il est possible d'apprendre par coeur la base de données  $((1 \ 1)^T, 1)$ ,  $((-1 \ -1)^T, -1)$  avec 1 neurone sans biais (et sans activation puisque les activations concernent les couches cachées).

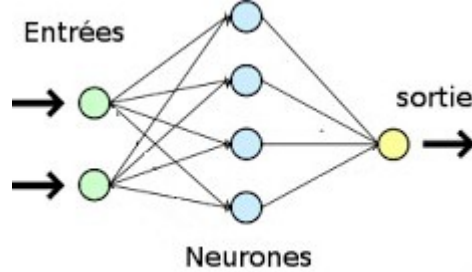
$$f(x) = (1 \ 1)x \text{ car } (1 \ 1)(1 \ 1)^T = 2 > 0 \text{ et } (1 \ 1)(-1 \ -1)^T = -2 < 0$$

**Q3.2 :** Est-il possible d'apprendre par coeur la base de données  $((0 \ 1)^T, 1)$ ,  $((0 \ -1)^T, 1)$ ,  $((1 \ 0)^T, -1)$ ,  $((-1 \ 0)^T, -1)$  avec 1 neurone sans biais ?

Non : notons  $w = (\alpha, \beta)$ , alors  $w(1, 0)^T < 0$  et  $w(-1, 0)^T < 0$  implique  $\alpha < 0$  et  $-\alpha < 0$  !

### 2 couches de neurones

**Q4.1 :** Montrez qu'il est possible d'apprendre par coeur la base de données  $((0 \ 1)^T, 1)$ ,  $((0 \ -1)^T, 1)$ ,  $((1 \ 0)^T, -1)$ ,  $((-1 \ 0)^T, -1)$  avec le réseau ci dessous (sans biais et avec activation relu).



$$f(x) = \text{relu}((0 \ 1)x) + \text{relu}((0 \ -1)x) - \text{relu}((1 \ 0)x) - \text{relu}((-1 \ 0)x)$$

car :

$$\Rightarrow \text{relu}((0 \ 1)(0 \ 1)^T) + \text{relu}((0 \ -1)(0 \ 1)^T) - \text{relu}((1 \ 0)(0 \ 1)^T) - \text{relu}((-1 \ 0)(0 \ 1)^T) = \text{relu}(1) + \text{relu}(-1) - 0 - 0 = 1 > 0$$

$$\Rightarrow \text{relu}((0 \ 1)(0 \ -1)^T) + \text{relu}((0 \ -1)(0 \ -1)^T) - \text{relu}((1 \ 0)(0 \ -1)^T) - \text{relu}((-1 \ 0)(0 \ -1)^T) = \text{relu}(-1) + \text{relu}(1) - 0 - 0 = 1 > 0$$

$$\Rightarrow \text{relu}((0 \ 1)(1 \ 0)^T) + \text{relu}((0 \ -1)(1 \ 0)^T) - \text{relu}((1 \ 0)(1 \ 0)^T) - \text{relu}((-1 \ 0)(1 \ 0)^T) = 0 + 0 - \text{relu}(1) - \text{relu}(-1) = -1 < 0$$

$$\Rightarrow \text{relu}((0 \ 1)(-1 \ 0)^T) + \text{relu}((0 \ -1)(-1 \ 0)^T) - \text{relu}((1 \ 0)(-1 \ 0)^T) - \text{relu}((-1 \ 0)(-1 \ 0)^T) = 0 + 0 - \text{relu}(-1) - \text{relu}(1) = -1 < 0$$

**Q4.2 :** estimez les zones  $f(x) > 0$  et  $f(x) < 0$ .

l'espace est partitionné en 4 par les 4 diagonales ( $\pm x_1 \pm x_2 = 0$ )

**Q4.3 :** Est-il possible d'apprendre avec le même réseau (mais d'autres poids) la base  $((0 \ 2)^T, 1), ((0 \ -2)^T, 1), ((2 \ 0)^T, 1), ((-2 \ 0)^T, 1), ((0 \ 0)^T, -1)$  ?

pas de biais implique  $f((0 \ 0)^T) = 0$ , il est impossible d'avoir  $f((0 \ 0)^T) < 0$

**2 couches de neurones avec biais**

**Q5 :** Considérons encore même 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

—  $\psi(x) = [(0 \ 1)x]_+ + [(0 \ -1)x]_+ + [(1 \ 0)x]_+ + [(-1 \ 0).x]_+ - 1$

—  $\phi(x) = 2\text{relu}((-1 \ 1)x - 1) + 2\text{relu}((1 \ -1)x - 1) - 1$

**Q5.1 :** Montrez qu'ils apprennent la base par coeur.

faire comme en Q4.1 - tester chaque point

**Q5.2 :** Donnez la structure de chaque réseau.

réseau à 2 couches dans les 2 cas, 4 puis 1 neurones pour le premier, 2 puis 1 neurones pour le second.

**Q5.3 :** Dessinez les zones positives et négatives.

la frontière forme un losange pour le premier réseau mais 2 droites parallèles formant un bandeau *diagonal* pour le second.

**Pour votre culture :** cette base est intéressant car il est possible de l'apprendre asymétriquement avec un réseau de 3 neurones. Mais pour obtenir une solution symétrique et bornée, il faut 5 neurones. Ainsi, dans cet exemple précis, plus de paramètres permet d'obtenir une solution plus élégante. Attention c'est plutôt faux en général !