

# Propriétés d'approximation des réseaux de neurones profonds

Florian Tilliet et Perrine Jouteur

Octobre 2020

- 1 Espaces d'approximation
  - Modèle général des réseaux de neurones
  - Espaces d'approximation
  - Théorème d'approximation
- 2 ReLU
  - Pourquoi ReLU ?
  - ReLU et ses puissances fonctionnent
  - Quelques résultats autour de ReLU
- 3 Lien avec les espaces de Besov
  - Qu'est-ce qu'un espace de Besov ?
  - Estimateurs directs

# Réseaux de neurones

## Définition : Réseau de neurones

Soit  $\sigma : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction d'activation.

Réseaux de neurones :  $((T_1, \alpha_1), \dots, (T_L, \alpha_L))$  avec, pour  $1 \leq l \leq L$  :

$$T_l : \mathbb{R}^{N_{l-1}} \rightarrow \mathbb{R}^{N_l} \text{ (linéaire)}$$

$$\alpha_l : \mathbb{R}^{N_l} \rightarrow \mathbb{R}^{N_l} \text{ (non linéaire)}$$

# Réseaux de neurones

## Définition : Réseau de neurones

Soit  $\sigma : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction d'activation.

Réseaux de neurones :  $((T_1, \alpha_1), \dots, (T_L, \alpha_L))$  avec, pour  $1 \leq l \leq L$  :

$$T_l : \mathbb{R}^{N_{l-1}} \rightarrow \mathbb{R}^{N_l} \text{ (linéaire)}$$

$$\alpha_l : \mathbb{R}^{N_l} \rightarrow \mathbb{R}^{N_l} \text{ (non linéaire)}$$

## Définition : Réalisation

La réalisation d'un réseau de neurones est la fonction :

$$R := \alpha_L \circ T_L \circ \dots \circ \alpha_1 \circ T_1$$

# Complexité d'un réseau de neurones

## Définition : Profondeur, nombre de neurones et de connections

Soit  $\phi := ((T_1, \alpha_1), \dots, (T_L, \alpha_L))$  avec, pour  $1 \leq l \leq L$ ,

$$T_l : \mathbb{R}^{N_{l-1}} \rightarrow \mathbb{R}^{N_l}$$

- Profondeur :  $L(\phi) := L$
- Nombre de neurones cachés :  $N(\phi) := \sum_{l=1}^{L-1} N_l$
- Nombre de connections := Nombre de coefficients non nuls dans les matrices  $A_l$  tels que  $T_l(x) = A_l x + b_l$

## Notations

Soient  $\Omega \subset \mathbb{R}^d$ , borélien et de mesure non nulle et  $\sigma$ , une fonction d'activation.

- $\text{NN}_{W,L,N}^{\sigma,d,k}(\Omega)$  : les réalisations de réseaux de neurones généralisés, de  $\Omega$  dans  $\mathbb{R}^k$ , avec

$$W(\phi) \leq W, N(\phi) \leq N \text{ et } L(\phi) \leq L$$

- $\text{SNN}_{W,L,N}^{\sigma,d,k}$  : les réalisations de réseaux de neurones stricts, de  $\Omega$  dans  $\mathbb{R}^k$ , avec

$$W(\phi) \leq W, N(\phi) \leq N \text{ et } L(\phi) \leq L$$

## Définition : famille d'approximation

Soit  $(X, \|\cdot\|)$  un quasi-Banach, dont les éléments sont des fonctions  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^k$ .

- Fonction de croissance en profondeur :  $\mathfrak{L} : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ , croissante.
- Familles d'approximation : pour  $n \in \mathbb{N}^*$ ,

$$\Sigma_n := \text{NN}_{n, \mathfrak{L}(n), +\infty}^{\sigma, d, k}(\Omega) \cap X$$

$$S\Sigma_n := \text{SNN}_{n, \mathfrak{L}(n), +\infty}^{\sigma, d, k}(\Omega) \cap X$$

## Définition : classes d'approximation

- (Future) quasi-norme :

$$\|f\|_{W_q^\alpha} := \left( \sum_{n=1}^{+\infty} (n^\alpha E(f, \Sigma_{n-1}))^q \frac{1}{n} \right)^{1/q}$$

$$\|f\|_{W_\infty^\alpha} := \sup_{n \geq 1} (n^\alpha E(f, \Sigma_{n-1}))$$

où  $E(f, \Sigma_n) := \inf_{g \in \Sigma_n} \|f - g\|$

- Classe d'approximation :

$$W_q^\alpha(X, \sigma, \mathfrak{L}) := \{f \in X, \|f\|_{W_q^\alpha} < +\infty\}$$



# Équivalence des réseaux généralisés et stricts

## Théorème

- Si  $\Omega$  est borné,  $\sigma$  continue et différentiable en un point, de différentielle non nulle ;
- Ou si  $\sigma$  peut représenter l'identité  $\text{id} : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  ;

Alors :  $\forall k \in \mathbb{N}, \forall p, q \in ]0, \infty], \forall \alpha > 0, \forall \mathfrak{L}$  fonction de croissance en profondeur,

$$SW_q^\alpha(L^p(\Omega), \sigma, \mathfrak{L}) = W_q^\alpha(L^p(\Omega), \sigma, \mathfrak{L})$$

Et il existe  $C > 0$ , telle que

$$\|\cdot\|_{W_q^\alpha} \leq \|\cdot\|_{SW_q^\alpha} \leq C \|\cdot\|_{W_q^\alpha}$$

# Complétude des classes d'approximation

## Propriété

Si la famille d'approximation  $(\Sigma_n)_n$  vérifie les 5 conditions ci-dessous, alors la classe d'approximation  $W_q^\alpha(X, \sigma, \mathfrak{L})$ , munie de  $\|\cdot\|_{q,\alpha}$ , est un quasi-Banach :

- 1  $\Sigma_0 = \{0\}$
- 2 Pour tout  $n \geq 0$ ,  $\Sigma_n \subset \Sigma_{n+1}$
- 3 Pour tout  $n \geq 1$ , pour tout  $a \in \mathbb{R}^*$ ,  $a \cdot \Sigma_n = \Sigma_n$
- 4 Il existe  $c \in \mathbb{N}$  tel que pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $\Sigma_n + \Sigma_n \subset \Sigma_{cn}$
- 5  $\Sigma_\infty := \bigcup_{n \geq 0} \Sigma_n$  est dense dans  $X$

# Approximation universelle : cas continu

## Théorème

Soit  $\sigma$  une fonction d'activation non dégénérée. Alors pour toute fonction  $f : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ , continue, il existe une suite de fonctions  $(g_n)_n$  dans  $\text{NN}_{n,2,+\infty}^{\sigma,d,1}(\mathbb{R}^d)$  qui converge uniformément sur tout compact vers  $f$ .

Démonstration : cf l'exposé de Maxence et Antoine sur l'introduction aux réseaux de neurones artificiels.

# Approximation universelle : cas $L^p$

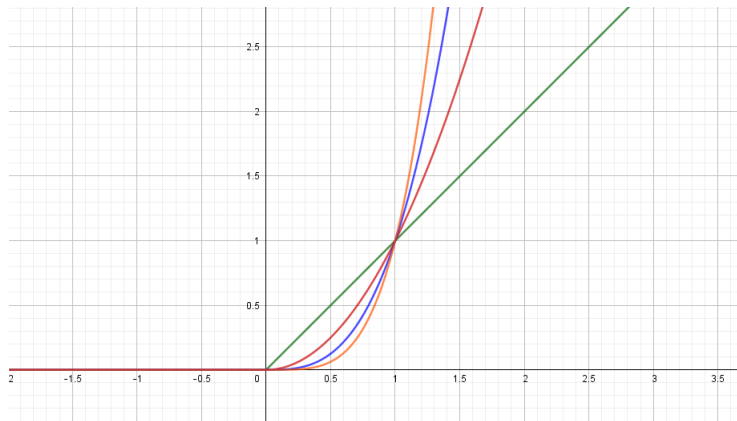
## Théorème

Soient  $\sigma$  une fonction d'activation non dégénérée,  $\Omega$  un borélien de mesure non nulle,  $p > 0$  et  $\mathfrak{L}$  une fonction de croissance en profondeur, avec  $L := \sup_{n \in \mathbb{N}} \mathfrak{L}(n)$ .

- Si  $\Omega$  est borné et  $L \geq 2$ ;
- Ou s'il existe  $g \in \overline{\text{NN}_{\infty, L, \infty}^{\sigma, d, 1}} \cap L^p(\mathbb{R}^d)$  telle que :
  - $\exists \mu : \mathbb{R}_+^* \rightarrow \mathbb{R}_+^*$  croissante, telle que  $\int_{\mathbb{R}^d} \mu(|x|) dx < \infty$  et  $g \leq \mu(|\cdot|)$ ;
  - $\int_{\mathbb{R}^d} g(x) dx \neq 0$ ;

Alors  $\Sigma_{\infty}(L^p(\Omega, \mathbb{R}^k), \sigma, \mathfrak{L})$  est dense dans  $L^p(\Omega, \mathbb{R}^k)$ .

- 1 Espaces d'approximation
  - Modèle général des réseaux de neurones
  - Espaces d'approximation
  - Théorème d'approximation
- 2 ReLU
  - Pourquoi ReLU ?
  - ReLU et ses puissances fonctionnent
  - Quelques résultats autour de ReLU
- 3 Lien avec les espaces de Besov
  - Qu'est-ce qu'un espace de Besov ?
  - Estimateurs directs



Les fonctions ReLU pour  $r = 1, 2, 3, 4$

# Complétude des classes d'approximation

## Propriété

Si la famille d'approximation  $(\Sigma_n)_n$  vérifie les 5 conditions ci-dessous, alors la classe d'approximation  $W_q^\alpha(X, \sigma, \mathfrak{L})$ , munie de  $\|\cdot\|_{q,\alpha}$ , est un quasi-Banach :

- 1  $\Sigma_0 = \{0\}$
- 2 Pour tout  $n \geq 0$ ,  $\Sigma_n \subset \Sigma_{n+1}$
- 3 Pour tout  $n \geq 1$ , pour tout  $a \in \mathbb{R}^*$ ,  $a \cdot \Sigma_n = \Sigma_n$
- 4 Il existe  $c \in \mathbb{N}$  tel que pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $\Sigma_n + \Sigma_n \subset \Sigma_{cn}$
- 5  $\Sigma_\infty := \bigcup_{n \geq 0} \Sigma_n$  est dense dans  $X$

- 1 Espaces d'approximation
  - Modèle général des réseaux de neurones
  - Espaces d'approximation
  - Théorème d'approximation
- 2 ReLU
  - Pourquoi ReLU ?
  - ReLU et ses puissances fonctionnent
  - Quelques résultats autour de ReLU
- 3 Lien avec les espaces de Besov
  - Qu'est-ce qu'un espace de Besov ?
  - Estimateurs directs



# Degré de régularité d'une fonction

Soit  $\Omega := [0, 1]^d \subset \mathbb{R}^d$ , et  $f \in L^p(\Omega)$ .

- Opérateurs de différences : pour  $r \in \mathbb{N}^*$ ,  $h \in \mathbb{R}^d$ ,  
 $\Delta_h^r(f)(x) = (f(x+h) - f(x))^r \times \mathbb{1}_\Omega(x)$
- Degré de régularité d'ordre  $r$  :

$$\omega_r(f, t)_p := \sup_{|h| \leq t} \|\Delta_h^r(f)(\cdot)\|_p$$

# Degré de régularité d'une fonction

Soit  $\Omega := [0, 1]^d \subset \mathbb{R}^d$ , et  $f \in L^p(\Omega)$ .

- Opérateurs de différences : pour  $r \in \mathbb{N}^*$ ,  $h \in \mathbb{R}^d$ ,  
 $\Delta_h^r(f)(x) = (f(x+h) - f(x))^r \times \mathbb{1}_\Omega(x)$
- Degré de régularité d'ordre  $r$  :

$$\omega_r(f, t)_p := \sup_{|h| \leq t} \|\Delta_h^r(f)(\cdot)\|_p$$

## Définition : Espace de Besov

$B_q^\alpha(L^p(\Omega))$  : fonctions  $f$  telles que

$$\|f\|_{B_q^\alpha(L^p(\Omega))} := \left( \int_0^1 (t^{-\alpha} \omega_r(f, t)_p)^q dt / t \right)^{1/q} < +\infty$$

# Lien entre espaces d'approximation et espaces de Besov

Rappel : pour les classes d'approximations  $W_q^\alpha(X, \sigma, \mathfrak{L})$ , on avait :

$$\|f\|_{W_q^\alpha} := \left( \sum_{n=1}^{+\infty} (n^\alpha E(f, \Sigma_{n-1}))^q \frac{1}{n} \right)^{1/q}$$

Ce qui ressemble fortement à la norme des espaces de Besov :

$$|f|_{B_q^\alpha(L^p(\Omega))} := \left( \int_0^1 (t^{-\alpha} \omega_r(f, t)_p)^q \frac{dt}{t} \right)^{1/q}$$

## Théorème

Soit  $\Omega$  un domaine de Lipschitz borné, et  $\mathfrak{L}$  une fonction de croissance en profondeur, avec  $L := \sup_{n \geq 1} (\mathfrak{L}(n))$ .

- Si  $d = 1$  et  $L \geq 2$ , alors  $\forall r \in \mathbb{N}, \forall p, q > 0$ ,

$$B_q^\alpha(L^p(\Omega)) \hookrightarrow W_q^\alpha(L^p(\Omega), \rho_r, \mathfrak{L})$$

pour  $0 < \alpha < r + \min(1, 1/p)$ .

- Si  $d > 1$  et  $L \geq 3$ , alors  $\forall r \in \mathbb{N}, \forall p, q > 0$ ,

$$B_q^{d\alpha}(L^p(\Omega)) \hookrightarrow W_q^\alpha(L^p(\Omega), \rho_r, \mathfrak{L})$$

pour  $0 < \alpha < \frac{\min(1, 1/p)}{d}$

**Merci d'avoir (peut-être) écouté !**