

# Réseaux de Neurones - Fondamentaux

## Inspiration Biologique

Les réseaux de neurones artificiels s'inspirent du fonctionnement du cerveau humain. Comme les neurones biologiques, les neurones artificiels reçoivent des entrées, effectuent des calculs et produisent des sorties qui influencent d'autres neurones.

## Composants d'un Neurone

Chaque neurone artificiel comprend : des entrées pondérées, une fonction de sommation, une fonction d'activation et une sortie. Les poids sont ajustés pendant l'apprentissage pour optimiser les performances du réseau.

# Le Perceptron - Premier Modèle

## Découverte du Perceptron

Le perceptron, développé par Frank Rosenblatt en 1957, est le premier modèle de neurone artificiel. Il peut résoudre des problèmes de classification linéairement séparables et a posé les bases du deep learning moderne.

## Limitations du Perceptron

Le perceptron simple ne peut résoudre que des problèmes linéairement séparables (comme les fonctions ET et OU). Il ne peut pas résoudre le problème XOR, ce qui a mené au développement de réseaux multicouches.

# Réseaux de Neurones Multicouches

## Architecture Multicouche

Les réseaux multicouches (MLP) combinent plusieurs couches de neurones pour résoudre des problèmes complexes non-linéaires. L'ajout de couches cachées augmente la capacité d'approximation du réseau.

## Théorème d'Approximation Universelle

Ce théorème établit qu'un réseau de neurones avec une seule couche cachée peut approximer n'importe quelle fonction continue avec une précision arbitraire, sous réserve d'avoir suffisamment de neurones.

# Algorithme de Rétropropagation

## Principe de la Rétropropagation

La rétropropagation calcule les gradients de la fonction de perte par rapport aux poids du réseau. Elle utilise la règle de la chaîne pour propager l'erreur de la sortie vers les couches d'entrée, permettant l'ajustement des poids.

## Étapes de l'Algorithm

1. Propagation avant : calcul des sorties du réseau
2. Calcul de l'erreur : comparaison avec les valeurs cibles
3. Rétropropagation : calcul des gradients
4. Mise à jour des poids : descente de gradient

# **Applications et Défis**

## **Applications Pratiques**

- Reconnaissance de caractères et d'images - Prédition de séries temporelles - Systèmes de recommandation - Traitement du langage naturel - Jeux vidéo et intelligence artificielle - Diagnostic médical et analyse de données

## **Défis et Limitations**

- Surapprentissage (overfitting) sur de petits ensembles de données - Besoin de grandes quantités de données d'entraînement - Complexité de l'interprétation des décisions (boîte noire) - Sensibilité aux données d'entrée bruitées - Coût computationnel élevé pour les réseaux profonds

## **Perspectives Futures**

Les réseaux de neurones continuent d'évoluer avec de nouvelles architectures, techniques d'optimisation et applications. L'avenir promet des modèles plus efficaces, interprétables et adaptés aux défis émergents.