

1. Initialisation des variables :

- w_1 et w_2 : Les poids synaptiques associés aux entrées x_1 et x_2 , initialisés aléatoirement entre 0 et 1.
- n : Le taux d'apprentissage, fixé à 0.7.
- L_1 et L_2 : Les entrées possibles pour le perceptron (les combinaisons binaires de la table de vérité OR).

2. Fonctions définies :

- $f(x)$: Fonction d'activation qui renvoie 1 si $x \geq 0$ et 0 sinon. C'est une fonction de seuil utilisée pour prendre des décisions.
- $OR(x_1, x_2)$: Calcule la sortie en utilisant les poids actuels et applique la fonction de seuil. La sortie est 1 si la somme pondérée des entrées moins le biais est positive, sinon 0.
- $ran(x, y)$: Met à jour les poids w_1 et w_2 si la sortie calculée est différente de la sortie attendue. L'apprentissage se fait en ajustant les poids selon la règle de mise à jour suivante :

$$w_{nouveau} = w_{ancien} + n \times ((valeur_attendue) - (sortie_obtenue)) \times (entree)$$

3. Boucle d'apprentissage :

- La boucle while True permet de continuer l'entraînement jusqu'à ce que le perceptron trouve les poids corrects pour modéliser la fonction OR sans erreur.
- La variable erreur est incrémentée si une erreur est détectée (c'est-à-dire si la sortie calculée ne correspond pas à la sortie attendue).
- Si erreur == 0 à la fin d'une itération complète de la table de vérité, le modèle a trouvé les poids corrects et l'entraînement s'arrête.

4. Sortie des résultats :

Le programme imprime les poids finaux trouvés et affiche les résultats de la fonction OR pour chaque combinaison de x_1 et x_2 .

Résumé :

Ce code simule un **perceptron** simple capable d'apprendre à modéliser la fonction **OR** logique à travers un processus itératif d'entraînement. Il ajuste les poids w_1 et w_2 jusqu'à ce que le perceptron soit capable de produire la sortie correcte pour toutes les combinaisons possibles d'entrées.