

# TP : Perceptron en Python

Dans ce TP, nous allons créer un perceptron en utilisant la bibliothèque `numpy` pour les opérations numériques et `matplotlib` pour la visualisation. Le perceptron sera entraîné sur un jeu de données bidimensionnel pour effectuer une classification binaire.

## Étape 1 : Importation des bibliothèques

---

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
```

---

## Étape 2 : Définition de la classe Perceptron

Vous pouvez télécharger et compléter le fichier `Perceptron.py` disponible sur Nextcloud.

### Constructeur

Le constructeur de la classe `Perceptron` initialise les attributs nécessaires pour créer et entraîner un perceptron. Les paramètres sont :

- `self.poids` : Un vecteur de poids initialisé aléatoirement. Chaque dimension de ce vecteur correspond aux poids associés à chaque caractéristique d'entrée du modèle.
- `self.bias` : Le biais initialisé aléatoirement. Il s'agit d'une constante qui influence la sortie du perceptron indépendamment des caractéristiques d'entrée.
- `self.alpha` : Le taux d'apprentissage, qui contrôle les ajustements effectués aux poids et au biais lors de l'apprentissage. Il est initialement fixé à 0.01.
- `self.epoch` : Le nombre d'itérations sur l'ensemble des données d'entraînement. Une `epoch` correspond à une passe complète à travers toutes les données d'entraînement. Ce paramètre est initialement fixé à 100.

---

```
def __init__(self, n, alpha=0.01, epochs=100):
    self.poids = np.random.rand(n)
    self.bias = np.random.rand()
```

---

```
self.alpha = alpha  
self.epochs = epochs
```

---

## 0.1 Fonction d'activation

La méthode `fonction_activation` est responsable de définir la fonction d'activation utilisée par le perceptron. Pour ce TP, on utilise la fonction `threshold` vu en cours.

```
def fonction_activation(self, x):  
    #TODO
```

---

## 0.2 Prédiction

La méthode `prediction` prend un vecteur d'entrée  $X$  en argument et renvoie la sortie prédite par le perceptron.

```
def prediction(self, X):  
    #TODO
```

---

## 0.3 Entraînement

La méthode `entraînement` permet d'ajuster les poids du Perceptron en utilisant les données d'entraînements. L'ajustement des poids est effectué itérativement selon les étapes suivantes

- À chaque époque, le perceptron parcourt tous les exemples du jeu de données d'entraînement.
- Pour chaque donnée  $X$  dans  $X_{train}$  une prédiction  $y_{pred}$  est calculée. Si la prédiction est différente de la sortie attendue  $y$ , les poids et le biais sont ajustés pour corriger l'erreur. Les ajustements sont effectués en utilisant la règle de mise à jour du perceptron vu en cours.
- Le processus est répété pour le nombre d'époques spécifié lors de la création de l'instance du perceptron.

```
def entraînement(self, X_train, Y_train):  
    #TODO
```

---

## Affichage du séparateur linéaire

La méthode `affichage_separateur` dans la classe `Perceptron` est responsable de l'affichage du séparateur linéaire (la droite de décision) appris par le perceptron après l'entraînement.

---

```
def affichage_separateur(self, X_train, Y_train):  
    #TODO
```

---

## Test et paramétrages

- Testez votre perceptron sur le jeu de données disponible sur Nextcloud.
  - Evaluer sa performance sur les données de tests.
  - Faites varier le nombre d'itérations (*epoch*) et étudier son impact sur la performance de votre perceptron.
- 

```
# Charger les donnees depuis un fichier CSV  
data_train = pd.read_csv("data_train.csv")  
X_train = data_train[['X1', 'X2']]  
Y_train = data_train['Y']  
print(Y_train)  
# Creation et entrainement du perceptron  
perceptron = Perceptron(2)  
perceptron.entrainement(X_train.values, Y_train.values)  
#affichage de la droite separatrice  
perceptron.affichage_separateur(X_train.values, Y_train.values)  
#evaluer la performance du perceptron  
data_test = pd.read_csv("data_test.csv")  
X_test = data_test[['X1', 'X2']]  
Y_test = data_test['Y']  
print(perceptron.evaluate(X_test.values, Y_test.values))
```

---