# Aide-mémoire : Apprentissage Paramétrisé

Ce document regroupe les concepts clés et les étapes principales de l'apprentissage paramétrisé à partir du notebook d'exemple.

### Concepts clés

#### 1. Paramétrisation :

o Définir et ajuster les paramètres d'un modèle (poids et biais).

#### 2. Fonction de perte (Loss Function) :

o Mesure la différence entre les prédictions et les étiquettes réelles.

#### 3. Gradient et descente de gradient :

- Le gradient guide la direction d'optimisation.
- o La descente de gradient ajuste progressivement les paramètres pour minimiser la perte.

#### 4. Sigmoïde (fonction d'activation) :

- Formule :  $\sigma(x) = 1 / (1 + \exp(-x))$
- o Aplatie les valeurs d'entrée dans un intervalle entre 0 et 1.

### Etapes principales du modèle

### 1. Initialisation

- Les poids (W) sont initialisés avec des petites valeurs aléatoires proches de 0.
- Les biais (b) sont initialisés à 0.

### 2. Propagation avant (Forward Pass)

• Calcul des sorties du modèle via une fonction linéaire puis activation (exemple : sigmoïde).

```
Formule: f(x, W, b) = \sigma(W \cdot x + b)
```

- σ est la fonction sigmoïde,
- W · x désigne le produit scalaire entre les poids et les entrées.

### Exemple de produit scalaire :

Soit deux vecteurs :

- x = [2, 3]
- w = [0.5, -1]

Le produit scalaire  $\mathbb{W} \times \mathbb{R}$  est calculé comme : (2 \* 0.5) + (3 \* -1) = 1 - 3 = -2.

### 3. Rétropropagation (Backward Pass)

- Adapte les poids et biais selon :
  - o Le gradient (dérivée partielle par rapport à la perte).
  - o Un taux d'apprentissage.

#### Pseudo-code:

```
while True:
    Wgradient = evaluate_gradient(loss, data, W)
    W += -alpha * Wgradient
```

### 4. Boucle d'entraînement

- Répétition des étapes de propagation avant et arrière sur un certain nombre d'epochs.
- Durée contrôlée par le taux d'apprentissage et la convergence de la perte.

### Evaluation du modèle

#### 1. Calcul des scores :

• Prédictions générées via forward pass avec les données de test.

#### 2. Rapport de classification :

• Rapport généré via classification\_report (de scikit-learn).

Exemple de code :

from sklearn.metrics import classification\_report
print(classification\_report(y\_test, np.around(preds)))

## Ressources supplémentaires

• Article recommandé sur la descente de gradient (https://www.charlesbordet.com/fr/gradient-descent/#commentca-marche)