

Université d'Avignon – Master 1**Intelligence Artificielle – Apprentissage supervisé – TP 3****Juan-Manuel Torres - 2025**

Travaillez individuellement ou en binôme. Langages acceptés : C/C++ ; python ; awk, rust, perl ; ruby – Exclus : R, java, javascript
Interdit d'utiliser des fonctions/librairies des RN natives (R, python, matlab, etc)
IA interdite, IN à volonté

Théorie

L'algorithme d'apprentissage Minimererror utilise une fonction de coût qui dépend d'un hyper-paramètre appelé température $T > 0$; qui peut être écrit comme $\beta = 1/T$. Il a les propriétés de trouver un hyperplan séparateur de stabilité maximale si l'ensemble d'apprentissage est LS ou s'il ne l'est pas, de trouver le nombre minimum de fautes ayant des stabilités maximales. Utilisez la fonction de coût, sa dérivée et une stratégie de recuit déterministe pour programmer l'algorithme minimerror.

Pour ce TP, en particulier pour les paramètres (initialisation, delta de températures, delta du recuit, etc) consulter thèse de M *Torres et les slides Minimererror*, disponibles sur ENT.

Il s'agit d'un algorithme difficile : Il n'y a pas UNE seule implantation de cette algorithme : implémentez votre propre version de l'implémentation

Travail pratique. Données au choix : ET, XOR, sonar, machine UCI...

PARTIE I

Minimererror avec 1 température $\beta = 1/T$. Programmer l'algorithme minimerror pour apprendre sur l'ensemble « train », puis tester sur l'ensemble de « test ». Les données à tester NE DOIVENT PAS CONTENIR LEUR CLASSE.

- a) Calculer les erreurs d'apprentissage E_a et de généralisation E_g ;
- b) Afficher les $N+1$ poids \mathbf{W} du perceptron ;
- c) Calculer les stabilités des P exemples de « test » (distance a l'hyperplan séparateur avec les poids normés)
- d) Graphique des stabilités

Note : Il est possible que $E_a > 0$ en fonction des paramètres

PARTIE II

Minimererror avec 2 températures $\beta_+ / \beta_- = \text{rapport de températures}$. Modifier l'algorithme minimerror pour apprendre avec 2 températures sur l'ensemble « train », puis tester sur l'ensemble de « test ». Les données à tester NE DOIVENT PAS CONTENIR LEUR CLASSE.

- a) Calculer les erreurs d'apprentissage E_a et de généralisation E_g ;
- b) Stocker les $N+1$ poids \mathbf{W} du perceptron dans un fichier;
- c) Calculer les stabilités des P exemples de « test » (distance a l'hyperplan séparateur avec les poids normés)
- d) Graphique des stabilités en fonction de $\beta = 1, 2, \dots, 10$

Rapport. Pour chaque partie : Vos programmes, E_a , E_g , P stabilités, $N+1$ poids. Rendu PDF et codes sources compressés sur ENT