

Asie – 2026 – sujet1 - Correction

Exercice 2 (6 points)

1. Somme et sortie du perceptron

somme = $x_1 \times p_1 + x_2 \times p_2 + b = 1 \times 0,7 + 3 \times (-0,2) + 0,1 = 0,7 - 0,6 + 0,1 = \mathbf{0,2}$.

$0,2 \geq 0$, donc la fonction seuil renvoie **sortie** = 1.

2. Une méthode et un attribut

Méthode : par exemple **get_biais** (ou set_biais, get_poids, set_poids, init).

Attribut : **biais** (ou poids).

3. Création et réglage du détecteur

```
detecteur = DetecteurSpam(2)
detecteur.set_poids([0.7, -0.2])
detecteur.set_biais(0.1)
```

👉 *Commentaire : on passe par les méthodes set_poids et set_biais, comme demandé, plutôt que de modifier directement les attributs.*

4. Rôle de la ligne 16

L'assertion vérifie que la nouvelle liste de poids a **autant d'éléments** que l'ancienne, c'est-à-dire autant que d'entrées du détecteur. Sinon, le programme s'arrête avec une AssertionError au lieu d'enregistrer des poids incohérents.

5. Méthode fonction_activation

```
def fonction_activation(self, valeur):
    if valeur >= 0:
        return 1
    else:
        return 0
```

6. Méthode prediction

```
def prediction(self, entrees):
    somme = 0
    for i in range(len(entrees)):
        somme += self.poids[i] * entrees[i]
    somme += self.biais
```

```

    sortie = self.fonction_activation(somme)
    return sortie

```

👉 *Commentaire : on vérifie l'exemple : $0,5 \times 0,1 - 0,1 \times 0,3 + 0,2 \times 0,2 + 0,2 = 0,26 \geq 0$, la prédiction vaut bien 1.*

7. Coût de prediction

La boucle fait n tours, chacun en temps constant : le coût est **linéaire**, en **O(n)**.

8. Valeurs dans echantillon

echantillon[1] vaut **[0.2, 0.1]** (deuxième élément) et echantillon[2][1] vaut **0.8** (deuxième nombre du troisième élément [0.4, 0.8]).

9. Méthode entraînement (lignes 5, 7, 8 et 13)

```

    cible = cibles[i]                                # ligne 5
    # calcul de la prédiction
    predict = self.prediction(entrees)                # ligne 7
    if predict != cible:                              # ligne 8
        # prédiction incorrecte
        nb_erreurs += 1
        erreur = cible - predict
        for j in range(len(self.poids)):
            self.poids[j] += taux * erreur * entrees[j]    # ligne 13
        self.biais += taux * erreur

```

👉 *Commentaire : la ligne 13 applique la règle $\text{nouveau_poids} = \text{ancien_poids} + \text{taux} \times \text{erreur} \times \text{entrée}$.*

10. Entraînement sur « URGENT » ET « GRATUIT »

```

detecteur = DetecteurSpam(2)
emails = [[0, 0], [0, 1], [1, 0], [1, 1]]
spams = [0, 0, 0, 1]
epoque = 0
resultat = -1
while epoque < 1000 and resultat == -1:
    epoque = epoque + 1
    if detecteur.entrainement(emails, spams) == 0:
        resultat = epoque
print(resultat)

```

👉 *Commentaire : on s'arrête à la première époque sans erreur. En exécutant ce programme, Python affiche 4 : les époques 1, 2 et 3 corrigent des erreurs, et la 4e n'en fait plus (poids 0,2 et 0,1, biais -0,2). On peut aussi répondre 3 (nombre d'époques d'apprentissage), en le précisant.*

👉 *Commentaire : surprise des flottants : après trois corrections, le biais vaut -0.200000000000000004 et non $-0,2$. Pour l'email (1, 0), la somme $0,2 - 0,200000000000000004$ est légèrement négative, donc la prédiction 0 est correcte. Avec des calculs exacts, cette somme vaudrait 0, la sortie serait 1 et il faudrait 6 époques.*

👉 *Commentaire : le ET logique est « linéairement séparable » : une droite sépare le cas (1, 1) des trois autres, le perceptron peut donc l'apprendre. Pour le OU exclusif, ce n'est pas possible : le programme afficherait -1.*