

Corrigé type de l'examen final 2018-2019**Exercice 1 : Machines à support de vecteur (04 points)**

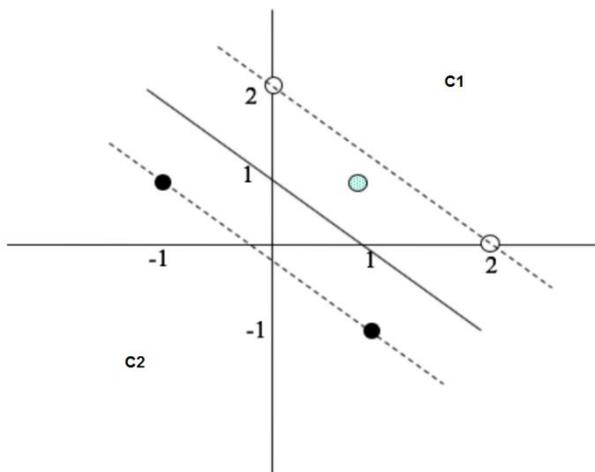
Soient $v_1 = (-1, 1)$, $v_2 = (2, 0)$, $v_3 = (1, -1)$, and $v_4 = (0, 2)$ quatre vecteurs de support définissant une ligne de séparation, et soient les coefficients α et le biais w_0 :

$$\alpha_1 = -0.5, \alpha_2 = 0.5, \alpha_3 = -0.5, \alpha_4 = 0.5 \text{ et } w_0 = -1$$

- 1- Dessiner un graphe des vecteurs de support et tracez l'hyperplan et la marge qu'ils définissent. (Vous pouvez le faire manuellement sans trouver l'équation de l'hyperplan).
- 2- Donnez la classification SVM résultante de la nouvelle instance $x = (1, 1)$.
- 3- Trouver le vecteur des poids w associé à l'hyperplan de séparation.
- 4- En utilisant le vecteur des poids w que vous avez obtenus dans la question 3) et le biais w_0 , trouvez l'équation de l'hyperplan séparateur : $w^T \cdot x + w_0$. Quelle est la pente de cette ligne ?

Solution :

- 1- Graphe des vecteurs de support, hyperplan et de la marge :



- 2- La classification SVM de la nouvelle instance $x = (1, 1)$:

1^{ère} méthode : D'après le graphe ci-dessus, on peut voir directement que la donnée x appartient à la classe C1.

2^{ème} méthode : En appliquant la formule suivante :

$$f(x) = \text{sgn} \left[\sum_{k=1}^M \alpha_k (x \cdot x_k) + b \right]$$

$$f((1, 1)) = \text{sgn} (-0.5((-1, 1) \cdot (1, 1)) + 0.5((2, 0) \cdot (1, 1)) - 0.5((1, -1) \cdot (1, 1)) + 0.5((0, 2) \cdot (1, 1)) - 1) = \text{sgn}(0 + 1 + 0 + 1 - 1) = 1$$

- 3- Le vecteur des poids w associé à l'hyperplan de séparation :

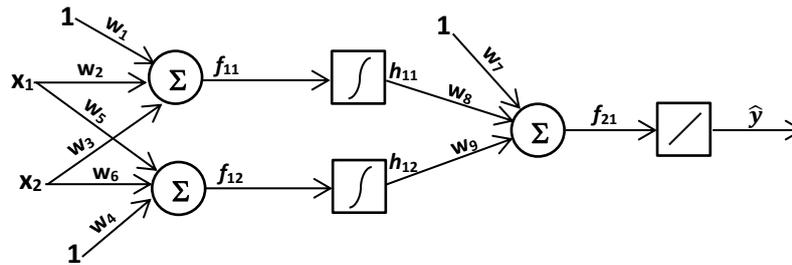
$$-0.5(-1, 1) + 0.5(2, 0) - 0.5(1, -1) + 0.5(0, 2) = (1, 1)$$

- 4- Equation de l'hyperplan séparateur : $w^T \cdot x + w_0$:

- $x_2 = -x_1 + 1$
- **La pente est -1**

Exercice 2 : Réseaux de neurones (08 points)

Soit le réseau de neurones multicouches décrit par le graphe suivant :



- Donner les formules mathématiques qui déterminent les sorties intermédiaires f_{11} , f_{12} , h_{11} , h_{12} , f_{21} ainsi que la sortie finale \hat{y} .
- Soit la fonction d'erreur : $E(\mathbf{w}) = (\mathbf{y} - \hat{\mathbf{y}})^2$
En appliquant l'algorithme de propagation en arrière (backpropagation), trouver les expressions des mises à jour des paramètres Δw_j pour $j = 1, \dots, 9$.

Solution :

- Propagation en avant (forward propagation)

- $f_{11} = w_1 + w_2 x_1 + w_3 x_2$
- $f_{12} = w_4 + w_5 x_1 + w_6 x_2$
- $h_{11} = \text{sigm}(f_{11}) = \frac{1}{1 + e^{-f_{11}}}$
- $h_{12} = \text{sigm}(f_{12}) = \frac{1}{1 + e^{-f_{12}}}$
- $\hat{y} = f_{21} = w_7 + w_8 h_{11} + w_9 h_{12}$

- Propagation en arrière (backpropagation algorithm)

La fonction d'erreur est donnée par $E(\mathbf{w}) = (\mathbf{y} - \hat{\mathbf{y}})^2$

Donc, on aura $\frac{\partial E(\mathbf{w})}{\partial w_j} = -2(\mathbf{y} - \hat{\mathbf{y}}) \frac{\partial \hat{\mathbf{y}}}{\partial w_j}$

D'après la propagation en avant, on a : $\hat{y} = f_{21} = w_7 + w_8 h_{11} + w_9 h_{12}$

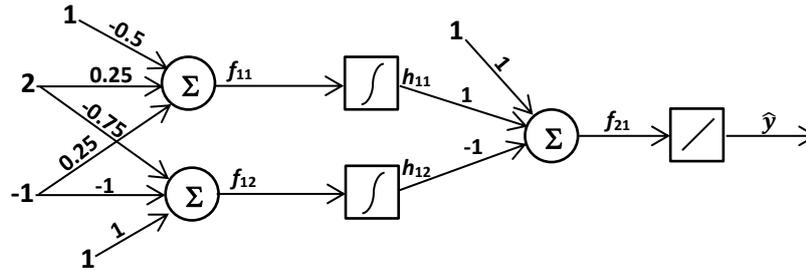
Donc, les dérivées $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_j}$ peuvent être calculées par :

- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_7} = 1$
- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_8} = h_{11}$
- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_9} = h_{12}$
- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_1} = \frac{\partial \hat{y}}{\partial h_{11}} \frac{\partial h_{11}}{\partial f_{11}} \frac{\partial f_{11}}{\partial w_1} = w_8 h_{11} (1 - h_{11})$
- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_2} = \frac{\partial \hat{y}}{\partial h_{11}} \frac{\partial h_{11}}{\partial f_{11}} \frac{\partial f_{11}}{\partial w_2} = w_8 h_{11} (1 - h_{11}) x_1$
- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_3} = \frac{\partial \hat{y}}{\partial h_{11}} \frac{\partial h_{11}}{\partial f_{11}} \frac{\partial f_{11}}{\partial w_3} = w_8 h_{11} (1 - h_{11}) x_2$
- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_4} = \frac{\partial \hat{y}}{\partial h_{12}} \frac{\partial h_{12}}{\partial f_{12}} \frac{\partial f_{12}}{\partial w_4} = w_9 h_{12} (1 - h_{12})$
- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_5} = \frac{\partial \hat{y}}{\partial h_{12}} \frac{\partial h_{12}}{\partial f_{12}} \frac{\partial f_{12}}{\partial w_5} = w_9 h_{12} (1 - h_{12}) x_1$
- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_6} = \frac{\partial \hat{y}}{\partial h_{12}} \frac{\partial h_{12}}{\partial f_{12}} \frac{\partial f_{12}}{\partial w_6} = w_9 h_{12} (1 - h_{12}) x_2$

En fin, la mise à jour de chaque paramétré est donnée par la formule : $\Delta w_j = \alpha (\mathbf{y} - \hat{\mathbf{y}}) \frac{\partial \hat{\mathbf{y}}}{\partial w_j}$

Exercice 3 : Réseaux de neurones (08 points)

- Soit le réseau de neurones multicouches de l'exercice 2 décrit par le graphe suivant :



- Soit la donnée $\mathbf{x} = (2, -1)$, $\mathbf{y} = 1$
 - Calculer les sorties intermédiaires f_{11} , f_{12} , h_{11} , h_{12} , f_{21} ainsi que la sortie finale \hat{y} .
 - Calculer les mise à jour Δw_j ainsi que les paramètres w_j pour $j = 1, \dots, 9$ après une itération de mise à jour (en considérant le paramètre d'apprentissage $\alpha = 0.1$).

NB : La précision des calculs numériques est fixée à 4 chiffres après la virgule.

Solution :

- Calcul des sorties intermédiaires f_{11} , f_{12} , h_{11} , h_{12} , f_{21} , et \hat{y} :

- $f_{11} = (-0.5) * 1 + 0.25 * 2 + 0.25 * (-1) = -0.25$
- $f_{12} = 1 * 1 + (-0.75) * 2 + (-1) * (-1) = 0.50$
- $h_{11} = \text{sigm}(f_{11}) = \frac{1}{1+e^{-f_{11}}} = \frac{1}{1+e^{-(-0.25)}} = 0.4378$
- $h_{12} = \text{sigm}(f_{12}) = \frac{1}{1+e^{-f_{12}}} = \frac{1}{1+e^{-0.5}} = 0.6225$
- $f_{21} = 1 * 1 + 1 * 0.4378 + (-1) * 0.6225 = 0.8154$
- $\hat{y} = f_{21} = 0.8154$

- Calculer les paramètres w_j pour $j = 1, \dots, 9$:

Soit le paramètre d'apprentissage $\alpha = 0.1$, On a $w_j = w_j + \Delta w_j$.

2-1- Calcul des $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_j}$ pour $j = 1, \dots, 9$:

- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_1} = 1 * 0.4378 * (1 - 0.4378) = 0.2461$
- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_2} = 1 * 0.4378 * (1 - 0.4378) * 2 = 0.4923$
- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_3} = 1 * 0.4378 * (1 - 0.4378) * (-1) = -0.2461$
- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_4} = -1 * 0.6225 * (1 - 0.6225) = -0.2350$
- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_5} = -1 * 0.6225 * (1 - 0.6225) * 2 = -0.4700$
- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_6} = -1 * 0.6225 * (1 - 0.6225) * (-1) = 0.2350$
- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_7} = 1$
- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_8} = 0.4378$
- $\frac{\partial \hat{y}}{\partial w_9} = 0.6225$

2-2- Calcul des Δw_j pour $j = 1, \dots, 9$:

- $\Delta w_1 = \alpha(y - \hat{y}) \frac{\partial \hat{y}}{\partial w_1} = 0.1 * (1 - 0.8154) * 0.2461 = 0.0045$
- $\Delta w_2 = \alpha(y - \hat{y}) \frac{\partial \hat{y}}{\partial w_2} = 0.1 * (1 - 0.8154) * 0.4923 = 0.0091$
- $\Delta w_3 = \alpha(y - \hat{y}) \frac{\partial \hat{y}}{\partial w_3} = 0.1 * (1 - 0.8154) * (-0.2461) = -0.0045$
- $\Delta w_4 = \alpha(y - \hat{y}) \frac{\partial \hat{y}}{\partial w_4} = 0.1 * (1 - 0.8154) * (-0.2350) = -0.0043$
- $\Delta w_5 = \alpha(y - \hat{y}) \frac{\partial \hat{y}}{\partial w_5} = 0.1 * (1 - 0.8154) * (-0.4700) = -0.0087$
- $\Delta w_6 = \alpha(y - \hat{y}) \frac{\partial \hat{y}}{\partial w_6} = 0.1 * (1 - 0.8154) * 0.2350 = 0.0043$
- $\Delta w_7 = \alpha(y - \hat{y}) \frac{\partial \hat{y}}{\partial w_7} = 0.1 * (1 - 0.8154) * 1.0000 = 0.0185$
- $\Delta w_8 = \alpha(y - \hat{y}) \frac{\partial \hat{y}}{\partial w_8} = 0.1 * (1 - 0.8154) * 0.4378 = 0.0081$
- $\Delta w_9 = \alpha(y - \hat{y}) \frac{\partial \hat{y}}{\partial w_9} = 0.1 * (1 - 0.8154) * 0.6225 = 0.0115$

2-3- Calcul des w_j pour $j = 1, \dots, 9$:

- $w_1 = w_1 + \Delta w_1 = -0.5 + 0.0045 = -0.4955$
- $w_2 = w_2 + \Delta w_2 = 0.25 + 0.0091 = 0.2591$
- $w_3 = w_3 + \Delta w_3 = 0.25 - 0.0045 = 0.2455$
- $w_4 = w_4 + \Delta w_4 = 1 - 0.0043 = 0.9957$
- $w_5 = w_5 + \Delta w_5 = -0.75 - 0.0087 = -0.7587$
- $w_6 = w_6 + \Delta w_6 = -1 + 0.0043 = -0.9957$
- $w_7 = w_7 + \Delta w_7 = 1 + 0.0185 = 1.0185$
- $w_8 = w_8 + \Delta w_8 = 1 + 0.0081 = 1.0081$
- $w_9 = w_9 + \Delta w_9 = -1 + 0.0115 = -0.9885$