

### Atelier 1

### Mise en œuvre de La méthode

## Support Vector Machine

### Présentation du problème

#### Notations:

Soit  $n \in \mathbb{N}^*$  et soit  $x \in \mathbb{R}^n$ . Nous notons par  $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$  et  $x^T = (x_1, \dots, x_n)$  où pour tout  $1 \le i \le n$ ,  $x_i \in \mathbb{R}$  est la  $i - \grave{e}me$  composante de x.

Pour  $(x, y) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n$ , nous notons par  $\langle x | y \rangle = \sum_{i=1}^n x_i y_i = x^T y$  le produit scalaire canonique de  $\mathbb{R}^n$  et par norme de  $||x||_2 = \sqrt{\langle x | x \rangle}$ .

Notons que la distance entre deux sous-ensembles  $E_1$  et  $E_2$  de  $\mathbb{R}^n$  est  $d = \inf_{x_1 \in E_1, x_2 \in E_2} \|x_1 - x_2\|_2$ .

Nous rappelons aussi qu'un hyperplan  $\mathcal{H}$  de  $\mathbb{R}^n$  est un espace vectoriel de dimension n-1. D'une manière général, si  $\mathcal{H}$  est un hyperplan, alors il existe  $\mathbf{w} = \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$  orthogonal à tous les vecteurs de  $\mathcal{H}$ , autrement dit  $\mathcal{H} = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n / \mathbf{w}^T \mathbf{x} = 0\}$ .

Soit  $\mathcal{B}=(e_1,...,e_n)$  une base de  $\mathbb{R}^n$  et  $\mathcal{R}=(O,e_1,...,e_n)$  le repère qui lui est associé. Nous rappelons qu'un hyperplan affine de direction  $\mathcal{H}$  et passant par le point M est  $\mathcal{H}_M=\left\{x\in\mathbb{R}^n \mid (x-\overrightarrow{OM})\in\mathcal{H}\right\}$ 

- 1. On considère pour n=2 l'hyperplan d'équation  $2x_1-3x_2=0$ . Donner  $\mathbf{w} \in \mathbb{R}^2 \setminus \{0\}$  orthogonal à tous les vecteurs de cet hyperplan.
- 2. Soit  $\mathcal{R}=(0,e_1,e_2)$  un repère orthonormé et K le point de coordonnées  $(1,2)_{\mathcal{R}}$ . Tracer sur une même figure w,  $\mathcal{H}_O$ ,  $\mathcal{H}_K$ , et l'hyperplan affine d'équation

$$2x_1 - 3x_2 - 8 = 0$$

#### Méthode SVM linéaire de classification :

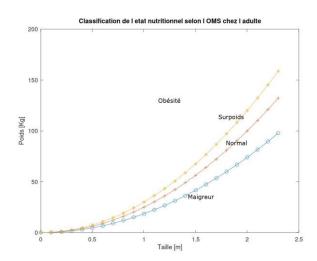
Soit une population d'individus décrits par un nombre  $n \in \mathbb{N}^*$  de paramètres. L'objectif de la classification est de regrouper les individus selon des critères définis sur ces paramètres. Ceci revient à définir des frontières qui séparent entre les classes d'individus. Un exemple important est celui de la classification de l'état nutritionnel chez l'adulte selon l'OMS $^1$ :

Classification	$IMC(Kg/m^2)$	Risque
Maigreur (Dénutrition)	< 18,5	
Normal	18,5 - 24,9	

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup> OMS: Organisation mondiale de la Santé https://www.who.int/fr

Surpoids	25 – 29,9	Modérément augmenté
Obésité	> 30	Nettement augmenté

La figure ci-dessous décrit les frontières de cette classification :



Dans cette première partie nous nous proposons d'étudier la détermination de la frontière avec la méthode Support-Vector Machine (SVM) linéaire.

Soient quatre individus décrits par deux paramètres T et P selon le tableau suivant :

Individu	T	P
$I_1$	1,5	72
$I_2$	1,75	92
$I_3$	1,6	60
$I_4$	1,8	72

Les deux premiers sont hypertendus et les deux autres ne le sont pas. Nous affectons aux hypertendus la valeur 1 et aux autres la valeur -1.

3. Nous nous proposons de trouver les paramètres  $\mathbf{w} = \binom{w_1}{w_2} \in \mathbb{R}^2 \setminus \{\mathbf{0}\}$  et  $w_3 \in \mathbb{R}$  de la fonction frontière d'équation  $g(\mathbf{x}) = 0$ , où

$$g: \mathbb{R}^2 \longrightarrow \mathbb{R}$$

$$x \mapsto w^T x - w_2$$

et vérifie  $g(\mathbf{I_i}) \geq 1$  pour i=1 et 2,  $g(\mathbf{I_i}) \leq -1$  pour i=3 et 4 et telle que la distance entre l'ensemble des potentiellement hypertendus

$$HT_+ = \{ \boldsymbol{x} \in \mathbb{R}^2 / g(\boldsymbol{x}) \ge 1 \}$$

et l'ensemble des potentiellement non-hypertendus

$$HT_{-} = \{x \in \mathbb{R}^2 / g(x) \le -1\}$$

soit maximale.

- a. Ecrire la contraintes  $g_i$  que doivent vérifier  ${\pmb w}$  et  $w_3$  aux différents  ${\pmb I}_i$  pour i=1,2,3 et 4
- b. Montrer que la distance qui existe entre l'ensemble  $D_1=\{x\in\mathbb{R}^2/g(x)=1\}$  et l'ensemble  $D_{-1}=\{x\in\mathbb{R}^2/g(x)=-1\}$  est égale à  $\frac{2}{\|\mathbf{w}\|_2}$ .

- c. Calculer la distance entre O, l'origine du repère, et  $D_0 = \{x \in \mathbb{R}^2 / g(x) = 0\}$
- d. Déduire de a. et de b. le problème de minimisation à résoudre pour déterminer  $\pmb{W} = \begin{pmatrix} \overline{W_1} \\ \overline{W_2} \\ \overline{W_2} \end{pmatrix}$ .
- e. Donner, en appliquant le théorème de Kuhn & Tucker², le système à résoudre en explicitant les équations.
- f. Les contraintes peuvent elles être simultanément non saturées. Justifier la réponse.
- g. Donner le nombre de contraintes maximales qui soient saturées simultanément. Justifier la réponse
- h. Donner les équations à résoudre si les contraintes 1, 2 et 3 sont saturées. (On ne demande pas de résoudre ces équations)
- 4. Tracer sur une même figure les points  $M_i/\overrightarrow{OM_i} = I_i$ , pour i = 1,2,3 et 4 et la frontière en supposant que les contraintes 1, 2 et 3 sont saturées.
- 5. **Question subsidiaire** : Donner une formulation plausible pour retrouver les frontières relatives à la classification OMS de la figure ci-dessus.

$$\nabla f(\bar{x}) + \sum_{i \in I(\bar{x})} \lambda_i \nabla g_i(\bar{x}) = 0$$

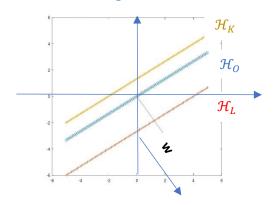
<sup>&</sup>lt;sup>2</sup> Théorème de <u>Kuhn</u> & <u>Tucker</u>. Soit  $f \in \mathcal{C}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R})$  et soient  $g_i \in \mathcal{C}^1(\mathbb{R}^n, \mathbb{R})$  pour i=1,2,...,p. On pose  $g=\left(g_1,g_2,...,g_p\right)^t$  et on considère  $K=\{x\in\mathbb{R}^n/g_i(x)\leq 0, i=1,2,...,p\}$  et on considère  $\bar{x}\in\mathbb{R}^n/f(\bar{x})=\inf_{x\in K}f(x)$ . On suppose que f est différentiable en  $\bar{x}$  et que  $\{\nabla g_i(\bar{x})\}_{i\in I(\bar{x})}$  où  $I(\bar{x})=\{i\in\{1,2,...;p\}/g_i(x)=0\}$  est une famille libre, alors il existe  $\lambda=(\lambda_i)_{i\in I(\bar{x})}$  de réels positifs tels que

#### Correction

1. On considère pour n=2 l'hyperplan d'équation  $2x_1-3x_2=0$ . Donner  $w\in\mathbb{R}^2\setminus\{0\}$  orthogonal à tous les vecteurs de cet hyperplan.

Tout vecteur 
$$w=\alpha \binom{2}{-3}$$
 où  $\alpha\in\mathbb{R}^*$  est orthogonal à  $\{x\in\mathbb{R}^2\ /\ 2x_1-3x_2=0\}$ 

2. Soit  $\mathcal{R}=(\mathbf{0},e_1,e_2)$  un repère orthonormé et K le point de coordonnées  $(1,2)_{\mathcal{R}}$ . Tracer sur une même figure  $\mathbf{w}$ ,  $\mathcal{H}_{\mathbf{0}}$ ,  $\mathcal{H}_{K}$ , et l'hyperplan affine d'équation  $2x_1-3x_2-8=0$   $\mathcal{H}_{K}=\{x\in\mathbb{R}^2/2x_1-3x_2+4=0\}$ , et  $\{x\in\mathbb{R}^2/2x_1-3x_2-8=0\}$  est l'hyperplan  $\mathcal{H}_{L}$  où K est le point  $(4,0)_{\mathcal{R}}$ . Nous avons alors la figure



Remarque : Les hyperplan de même direction restent parallèles

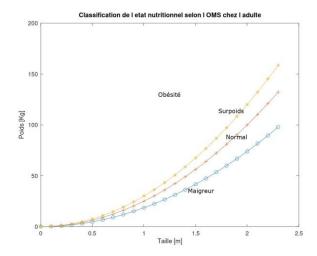
#### Méthode SVM linéaire de classification :

Soit une population d'individus décrits par un nombre  $n \in \mathbb{N}^*$  de paramètres. L'objectif de la classification est de regrouper les individus selon des critères définis sur ces paramètres. Ceci revient à définir des frontières qui séparent entre les classes d'individus. Un exemple important est celui de la classification de l'état nutritionnel chez l'adulte selon l'OMS $^3$ :

Classification	IMC $(Kg/m^2)$	Risque
Maigreur (Dénutrition)	< 18,5	
Normal	18,5 - 24,9	
Surpoids	25 – 29,9	Modérément augmenté
Obésité	> 30	Nettement augmenté

La figure ci-dessous décrit les frontières de cette classification :

<sup>&</sup>lt;sup>3</sup> OMS: Organisation mondiale de la Santé <a href="https://www.who.int/fr">https://www.who.int/fr</a>



Dans cette première partie nous nous proposons d'étudier la détermination de la frontière avec la méthode Support-Vector Machine (SVM) linéaire.

Soient quatre individus décrits par deux paramètres T et P selon le tableau suivant :

Individu	T	P
$I_1$	1,5	72
$I_2$	1,75	92
$I_3$	1,6	60
$I_4$	1,8	72

Les deux premiers sont hypertendus et les deux autres ne le sont pas. Nous affectons aux hypertendus la valeur 1 et aux autres la valeur -1.

3. Nous nous proposons de trouver les paramètres  $\mathbf{w} = \binom{w_1}{w_2} \in \mathbb{R}^2 \setminus \{\mathbf{0}\}$  et  $w_3 \in \mathbb{R}$  de la fonction frontière d'équation g(x) = 0, où

$$g: \mathbb{R}^2 \longrightarrow \mathbb{R}$$

$$x \longmapsto \mathbf{w}^T x - \mathbf{w} = \mathbf{w}^T \mathbf{x} - \mathbf{w}^T \mathbf$$

et vérifie  $g(I_i) \ge 1$  pour i=1 et 2,  $g(I_i) \le -1$  pour i=3 et 4 et telle que la distance entre l'ensemble des potentiellement hypertendus

$$HT_{+} = \{ x \in \mathbb{R}^{2} / g(x) \ge 1 \}$$

et l'ensemble des potentiellement non-hypertendus

$$HT_{-} = \{ \boldsymbol{x} \in \mathbb{R}^2 / g(\boldsymbol{x}) \le -1 \}$$

soit maximale.

i. Ecrire la contraintes  $g_i$  que doivent vérifier w et  $w_3$  aux différents  $I_i$  pour i=1,2,3 et 4

Nous avons  $g(I_1) \ge 1$ ,  $g(I_2) \ge 1$ ,  $g(I_3) \le -1$  et  $g(I_4) \le -1$  ceci implique que nous avons  $\mathbf{w}^T I_1 - w_3 \ge 1$ ,  $\mathbf{w}^T I_2 - w_3 \ge 1$ ,  $\mathbf{w}^T I_3 - w_3 \le -1$  et  $\mathbf{w}^T I_4 - w_3 \le -1$  ou encore  $1 - \mathbf{w}^T I_1 + w_3 \le 0$ ;  $1 - \mathbf{w}^T I_2 + w_3 \le 0$ ,  $\mathbf{w}^T I_3 - w_3 + 1 \le 0$  et  $\mathbf{w}^T I_4 - w_3 + 1 \le 0$  ou encore  $g_1(\mathbf{w}, w_3) \le 0$ ,  $g_2(\mathbf{w}, w_3) \le 0$ ,  $g_3(\mathbf{w}, w_3) \le 0$  et  $g_4(\mathbf{w}, w_3) \le 0$  avec  $g_1(\mathbf{w}, w_3) = 1 - \mathbf{w}^T I_1 + w_3$ ,  $g_2(\mathbf{w}, w_3) = 1 - \mathbf{w}^T I_2 + w_3$ ,  $g_3(\mathbf{w}, w_3) = \mathbf{w}^T I_3 - w_3 + 1$  et  $g_4(\mathbf{w}, w_3) = \mathbf{w}^T I_4 - w_3 + 1$ 

j. Montrer que la distance qui existe entre l'ensemble  $D_1=\left\{x\in\mathbb{R}^2/g(x)=1\right\}$  et l'ensemble  $D_{-1}=\left\{x\in\mathbb{R}^2/g(x)=-1\right\}$  est égale à  $\frac{2}{\|\mathbf{w}\|_2}$ .

$$d(D_1, D_2) = \inf_{x_1 \in D_1, x_2 \in D_2} ||x_1 - x_2||_2$$

Il s'agit donc de minimiser  $\|x_1-x_2\|_2$  avec  $w^Tx_1-w_3=1$  et  $w^Tx_2-w_3=-1$ . C'est un problème de minimisation avec deux contraintes d'égalité. Comme la norme est positive le problème devient à minimiser  $\frac{1}{2}\|x_1-x_2\|_2^2$  sous les contraintes  $w^Tx_1-w_3=1$  et  $w^Tx_2-w_3=-1$  ou encore, en faisant un changement de variable  $(y=x_1-x_2)$ , de minimiser  $f(y)=\frac{1}{2}\|y\|_2^2$  sous les contraintes  $w^Tx_1-w_3=1$  et  $w^T(x_1-y)-w_3=-1 \Leftrightarrow w^Tx_1-w_3-w^Ty=-1 \Rightarrow w^Ty-2=0$ .

D'après le théorème de Lagrange, on sait qu'il existe  $\lambda \in \mathbb{R}$  tel que:

$$\begin{cases} y + \lambda w = 0 \\ w^T y - 2 = 0 \implies \text{en multipliant la première équation par } w^T \text{ et en tenant compte} \\ w^T x_1 - w_2 = 1 \end{cases}$$

de la deuxième on a  $\lambda = \frac{-2}{\|w\|_2^2} \Longrightarrow y = \frac{2}{\|w\|_2^2} w$  et pour cette valeur, la distance est

$$||y||_2 = \sqrt{\langle y|y\rangle} = \sqrt{\left(\frac{2}{||w||_2^2}w\right) \frac{2}{||w||_2^2}w} = \frac{2}{||w||_2^2}||w||_2 = \frac{2}{||w||_2}$$

k. Calculer la distance entre 0, l'origine du repère, et  $D_0 = \{x \in \mathbb{R}^2/g(x) = 0\}$   $d(0,D_2) = \inf_{x_1 \in D_1} \|x\|_2$ . Il s'agit donc de minimiser  $\|x\|_2$  avec  $w^Tx - w_3 = 0$ , ou encore comme précédemment, Il s'agit donc de minimiser  $\frac{1}{2} \|x\|_2$  avec  $w^Tx - w_3 = 0$ . Encore une fois par Lagrange, on sait qu'il existe  $\lambda \in \mathbb{R}$  tel que :

$$\begin{cases} x + \lambda w = 0 \\ w^T x - w_3 = 0 \end{cases} \text{ et de la même manière on obtient } \lambda = \frac{-w_3}{\|w\|_2^2} \text{ et} \|x\|_2 = \sqrt{\langle x | x \rangle} = \sqrt{\left\langle \frac{w_3}{\|w\|_2^2} w \Big| \frac{w_3}{\|w\|_2^2} w \right\rangle} = \frac{w_3}{\|w\|_2^2} \|w\|_2 = \frac{w_3}{\|w\|_2}$$

I. Déduire de a. et de b. le problème de minimisation à résoudre pour déterminer

$$W = \begin{pmatrix} \overline{w_1} \\ \overline{w_2} \\ \overline{w_3} \end{pmatrix}.$$

Comme le but est de maximiser la distance entre  $HT_+$  de frontière  $D_1$  et entre  $HT_-$  de frontière  $D_{-1}$  et que la distance entre ces deux frontières est égale à  $\frac{2}{\|\mathbf{w}\|_2}$ , alors le problème revient à minimiser  $f(\mathbf{w}, w_3) = \frac{1}{2} \|\mathbf{w}\|_2$  sous les contraintes  $g_1(\mathbf{w}, w_3) \leq 0$ ,  $g_2(\mathbf{w}, w_3) \leq 0$ ,  $g_3(\mathbf{w}, w_3) \leq 0$  et  $g_4(\mathbf{w}, w_3) \leq 0$  avec  $g_1(\mathbf{w}, w_3) = 1 - \mathbf{w}^T \mathbf{I}_1 + w_3$ ,  $g_2(\mathbf{w}, w_3) = 1 - \mathbf{w}^T \mathbf{I}_2 + w_3$ ,  $g_3(\mathbf{w}, w_3) = \mathbf{w}^T \mathbf{I}_3 - w_3 + 1$  et  $g_4(\mathbf{w}, w_3) = \mathbf{w}^T \mathbf{I}_4 - w_3 + 1$ 

m. Donner, en appliquant le théorème de Kuhn & Tucker, le système à résoudre en explicitant les équations.

Le théorème de Kuhn et Tucker implique que si  $(\overline{w}, \overline{w_3})$  est un minimum, alors ils existent des réels positifs  $\lambda_1$ ,  $\lambda_2$ ,  $\lambda_3$  et  $\lambda_4$  tels que :

$$\begin{cases} \nabla f(\overline{\boldsymbol{w}}, \overline{w_3}) + \sum_{i=1}^{4} \lambda_i \nabla g_i(\overline{\boldsymbol{w}}, \overline{w_3}) = 0\\ \lambda_i g_i(\overline{\boldsymbol{w}}, \overline{w_3}) = 0 \ pour \ i = 1,2,3 \ et \ 4\\ g_i(\overline{\boldsymbol{w}}, \overline{w_3}) \leq 0 \qquad pour \ i = 1,2,3 \ et \ 4 \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \binom{w_1}{w_2} + \lambda_1 \begin{pmatrix} -l_{11} \\ -l_{12} \\ 1 \end{pmatrix} + \lambda_2 \begin{pmatrix} -l_{21} \\ -l_{22} \\ 1 \end{pmatrix} + \lambda_3 \begin{pmatrix} l_{31} \\ l_{32} \\ -1 \end{pmatrix} + \lambda_4 \begin{pmatrix} l_{41} \\ l_{42} \\ -1 \end{pmatrix} = 0$$

$$\lambda_i g_i(\overline{\boldsymbol{w}}, \overline{w_3}) = 0 \ pour \ i = 1, 2, 3 \ et \ 4$$

$$g_i(\overline{\boldsymbol{w}}, \overline{w_3}) \leq 0 \qquad pour \ i = 1, 2, 3 \ et \ 4$$

où  $I_{i,1}$  et  $I_{i,2}$  sont les composantes de  $I_{i,1}$ 

- n. Les contraintes peuvent elles être simultanément non saturées. Justifier la réponse. Si les contraintes sont simultanément non saturées alors, par les équations  $\lambda_i g_i(\overline{w}, \overline{w_3}) = 0 \ pour \ i = 1,2,3 \ et \ 4$ , on obtient que les multiplicateurs sont tous nuls et par conséquent que  $w_1 = w_2 = 0$  ce qui est impossible.
- o. Donner le nombre de contraintes maximales qui soient saturées simultanément. Justifier la réponse

La matrice 
$$\begin{bmatrix} \nabla g_1(\overline{\pmb w},\overline{w_3}), \nabla g_2(\overline{\pmb w},\overline{w_3}), \nabla g_3(\overline{\pmb w},\overline{w_3}), \nabla g_4(\overline{\pmb w},\overline{w_3}) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -l_{11} & -l_{21} & l_{31} & l_{41} \\ -l_{11} & -l_{21} & l_{31} & l_{41} \\ 1 & 1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$
 est de rang égal à 3. Ceci implique qu'il existe au plus trois contraintes simultanément saturées.

p. Donner les équations à résoudre si les contraintes 1, 2 et 3 sont saturées. (On ne demande pas de résoudre ces équations)

Comme les quatre contraintes ne peuvent être saturées simultanément. La saturation des contraintes 1, 2 et 3 implique que  $g_4(\overline{\pmb w},\overline{w_3})<0$  et par conséquent  $\lambda_4=0$ . Les équations à résoudre sont alors :

$$\begin{aligned} w_1 - \lambda_1 I_{11} - \lambda_2 I_{21} + \lambda_3 I_{31} &= 0 \\ w_2 - \lambda_1 I_{12} - \lambda_2 I_{22} + \lambda_3 I_{32} &= 0 \\ \lambda_1 + \lambda_2 - \lambda_3 &= 0 \\ -w_1 I_{11} - w_2 I_{12} + w_3 + 1 &= 0 \\ -w_1 I_{21} - w_2 I_{22} + w_3 + 1 &= 0 \\ w_1 I_{31} + w_2 I_{32} - w_3 + 1 &= 0 \\ w_1 I_{41} + w_2 I_{42} - w_3 + 1 &< 0 \\ \lambda_1 &\geq 0; \ \lambda_2 \geq 0; \ \lambda_3 \geq 0 \end{aligned}$$

4. Tracer sur une même figure les points  $M_i/\overrightarrow{OM_i} = I_i$ , pour i = 1, 2, 3 et 4 et la frontière en supposant que les contraintes 1, 2 et 3 sont saturées.

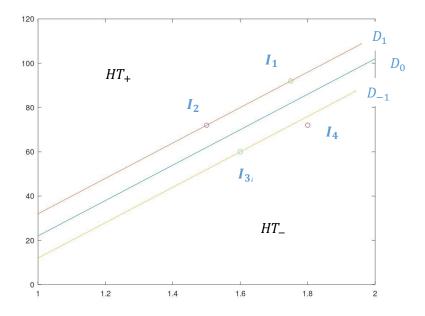
 $\mathbf{1}^{\text{ère}}$  méthode pour le calcul de  $\overline{w}$  et de  $\overline{w_3}$  :

Les équations 4, 5 et 6 de la question précédente donnent un système 
$$\begin{bmatrix} -I_{11} & -I_{12} & 1 \\ -I_{21} & -I_{22} & 1 \\ I_{31} & I_{32} & -1 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ w_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ -1 \end{pmatrix} \text{qui peut être inversé pour donner} \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ w_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -8 \\ 0.1 \\ -\frac{29}{5} \end{pmatrix}.$$

 $2^{\text{ème}}$  méthode pour le calcul de  $\overline{w}$  et de  $\overline{w_3}$  :

Si les contraintes 1 et 2 sont saturées ceci implique que la droite  $D_1$  est de direction le vecteur  $\mathbf{I_2} - \mathbf{I_1} = \begin{pmatrix} 0.25 \\ 20 \end{pmatrix}$  où encore que  $D_1 = \{x = (x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2 / \mathbf{w}^T \mathbf{x} - w_3 = \mathbf{1}\}$  avec  $\mathbf{w} = \mathbf{a} \begin{pmatrix} -20 \\ 0.25 \end{pmatrix}$ ;  $\alpha \in \mathbb{R}^*$  et  $w_3 = \mathbf{w}^T \mathbf{I_1} - \mathbf{1} = \mathbf{w}^T \mathbf{I_2} - \mathbf{1} = (-20 \times 1.5\alpha + 0.25 \times 72\alpha) - 1 = (-20 \times 1.75\alpha + 0.25 \times 92\alpha) - 1 = -12\alpha - 1$ .  $\alpha$  est alors déterminé en écrivant que  $g_4(\mathbf{w}, \mathbf{w_3}) = 0$ , autrement dit  $\mathbf{w}^T \mathbf{I_3} - \mathbf{w_3} = -1 \Rightarrow (-20 \times 1.6\alpha + 0.25 \times 60\alpha) + 1 + 12\alpha = -1 \Rightarrow \alpha = \frac{2}{5} \Rightarrow \mathbf{w} = \begin{pmatrix} -8 \\ 0.1 \end{pmatrix}$  et  $w_3 = -\frac{29}{5}$ 

Ceci nous donne la figure suivante :



Remarque : Cette solution n'est pas bonne, car  ${\pmb w}={-8 \choose 0,1}$  et  $w_3=-\frac{29}{5}$  font que  $~\lambda_2<0$ 

5. **Question subsidiaire** : Donner une formulation plausible pour retrouver les frontières relatives à la classification OMS de la figure ci-dessus.

# Délivrable

## Un rapport contenant :

- 1- Une bibliographie sur la méthode
- 2- La Programmer de la méthode
- **3-** Une discussion sur les résultats de la programmation