

## TD 10

**Exercice 1 (6 points) – Couplage de SVMs**

Soit deux problèmes de classification, le premier consistant à discriminer les images de chiffres entre des 1 et des 3, le deuxième entre des 3 et de 8. On dispose pour cela de deux ensembles d'apprentissage :  $\mathcal{D}_1 = \{(\mathbf{x}_{i1}, y_{i1}), i1 = 1, \dots, n\}$  composé de 1 et de 3 et  $\mathcal{D}_2 = \{(\mathbf{x}_{i2}, y_{i2}), i1 = 1, \dots, n\}$  composé de 3 et de 8. On souhaite apprendre deux classifieurs linéaires, le premier  $f_1(\mathbf{x}) = \mathbf{w}_1 \cdot \mathbf{x}$  en charge de séparer les 1 des 3, le deuxième  $f_2(\mathbf{x}) = \mathbf{w}_2 \cdot \mathbf{x}$  en charge de séparer les 3 des 8. Vu la similarité des problèmes, on sup pose que les solutions doivent être également similaires. Pour représenter cette similarité, on définit un paramètre  $\mathbf{w}_0$  commun aux deux problèmes et les deux paramètres  $\mathbf{w}_1$  et  $\mathbf{w}_2$  comme des variations autour de ce paramètre :

$$\mathbf{w}_1 = \mathbf{w}_0 + \mathbf{v}_1 \quad \text{et} \quad \mathbf{w}_2 = \mathbf{w}_0 + \mathbf{v}_2$$

En reprenant la formulation du SVM, la fonction à minimiser sous certaines contraintes est :

$$\min_{\mathbf{w}_0, \mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \xi_1, \xi_2} \frac{C_0}{2} (\|\mathbf{v}_1\|^2 + \|\mathbf{v}_2\|^2) + \|\mathbf{w}_0\|^2 + C \sum_{i=1}^n (\xi_{i1} + \xi_{i2})$$

**Q 1.1** A quoi servent les  $\xi_{ij}$  ? Quelles contraintes doit on poser pour compléter le problème de minimisation ?

**Q 1.2** Que représente  $C$  et  $C_0$  ? Comment les choisir ?

**Q 1.3** Montrer que le Lagrangien peut s'écrire de la manière suivante et donner les contraintes sur  $\alpha_{ij}$ ,  $\gamma_{ij}$

$$\mathcal{L} = \frac{1}{2} \|\mathbf{w}_0\|^2 + \frac{C_0}{2} \sum_{j=1}^2 \|\mathbf{v}_j\|^2 + C \sum_{j=1}^2 \sum_{i=1}^n \xi_{ij} - \sum_{j=1}^2 \sum_{i=1}^n \alpha_{ij} [y_{ij}(\mathbf{w}_0 + \mathbf{v}_j) \cdot \mathbf{x}_{ij} - 1 + \xi_{ij}] - \sum_{j=1}^2 \sum_{i=1}^n \gamma_{ij} \xi_{ij}$$

**Q 1.4** Quelles sont les conditions d'optimalité par rapport aux variables primales  $\mathbf{w}_0$ ,  $\mathbf{v}_j$  et  $\xi_{ij}$  ?

**Q 1.5** Quelles sont les expressions de  $\mathbf{w}_0$  et  $\mathbf{v}_j$  ?

**Q 1.6** Donner un encadrement des  $\alpha_{ij}$ .

**Q 1.7** Quel est le problème dual correspondant, en particulier l'expression de  $\mathcal{L}$  sans  $\mathbf{w}_0$ ,  $\mathbf{v}_j$  ?

**Q 1.8** Exprimer  $f_1(\mathbf{x})$  et  $f_2(\mathbf{x})$  en fonction des  $\alpha_{ij}$ .

**Exercice 2 (5 points) – Déphasé**

On considère le modèle suivant  $y = f(x) + \epsilon$  avec  $f(x) = \sum_{j=1}^d w_j \sin(cx + \phi_j)$ , avec  $\mathbf{w} \in \mathbb{R}^d$ ,  $\phi \in \mathbb{R}^d$ ,  $c, x \in \mathbb{R}$  et on considère que  $\epsilon$  suit une loi normale centrée en 0 et de variance  $1/\alpha^2$ .

**Q 2.1** Donner un argument pour montrer que  $y$  suit une loi normale quand on fixe  $x$ ,  $c$ ,  $\mathbf{w}$ ,  $\phi$  et  $\alpha$ . Donner l'expression de  $p(y|x, c, \alpha, \mathbf{w}, \phi)$ .

**Q 2.2** Soit un ensemble de données  $\mathcal{D} = \{x^i, y^i\}_{i=1}^n$ , quelle est la vraisemblance du modèle par rapport à  $\mathcal{D}$  ? Donner également l'expression de la log-vraisemblance.

**Q 2.3** Donner un algorithme pour optimiser  $\mathbf{w}$  lorsque tous les autres paramètres sont connus.

**Q 2.4 (bonus)** Et si on voulait également apprendre les  $\phi$ , quelle approche préconiseriez vous ? Discuter des problèmes potentiels.