

## TD 8 : MÉTHODES À NOYAUX

COURS D'APPRENTISSAGE, ECOLE NORMALE SUPÉRIEURE, 13 NOVEMBRE 2015

Jean-Baptiste Alayrac  
jean-baptiste.alayrac@inria.fr

RÉSUMÉ. Ce TD a pour but de faire manipuler la notion de noyaux en passant tout d'abord en revue divers exemples. Ensuite on manipulera la notion de feature space engendrée par le noyau.

### 1. EXEMPLES DE NOYAUX DÉFINIS POSITIFS

Dans cet exercice,  $\mathcal{X}$  est l'ensemble sur lequel sont définis nos noyaux. On rappelle qu'un noyau  $K : \mathcal{X} \times \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}$  est défini positif si :

$$\forall (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n; \forall (x_1, \dots, x_n) \in \mathcal{X}^n; \sum_{i,j} K(x_i, x_j) \geq 0:$$

**1) Opération sur les noyaux :** Soient  $K$  et  $L$  deux noyaux définis positifs sur  $\mathcal{X}$ .

- (1) Montrer que  $K + L$  est aussi un noyau défini positif.
- (2) Montrer que  $KL$  est aussi un noyau défini positif.

Prouvez que les fonctions  $K$  suivantes définies sur  $\mathcal{X} \times \mathcal{X}$  dans  $\mathbb{R}$  sont des noyaux définis positifs.

**2) Minimum :**  $\mathcal{X} = \mathbb{R}^+$ ;  $K(x; y) = \min(x; y)$

**3) Chi-2 :**  $\mathcal{X} = \mathbb{R}_*^+$ ;  $K(x; y) = 2 \frac{xy}{x+y}$

**4) Sur des ensembles :**  $\mathcal{X} = \mathcal{P}(\mathcal{A})$  avec  $\mathcal{A}$  un ensemble de cardinal fini.  $K(A; B) = \frac{|A \cap B|}{|A \cup B|}$ .

**5) Bonus :**  $\mathcal{X} = \mathbb{N}$ ;  $K(n; m) = \text{PGCD}(n; m)$ .

### 2. MANIPULATION DE LA DISTANCE DANS LE FEATURE SPACE

**6) a)** Soient  $(x; y) \in \mathcal{X}$ . Soit  $K$  un noyau défini positif sur  $\mathcal{X}$ . On rappelle qu'il existe un espace de Hilbert  $\mathcal{F}$  pour lequel on a  $K(x; y) = \langle (x); (y) \rangle_{\mathcal{F}}$ . Exprimer la distance  $\| (x) - (y) \|_{\mathcal{F}}^2$  uniquement en fonction de  $K$ .

b) Exprimer la distance dans le cas du noyau Chi 2 vue dans l'exercice précédent. Commenter.

**7) Distance à la moyenne dans le feature space.** On considère ici des points  $(x_1, \dots, x_n) \in \mathcal{X}^n$  et des réponses binaires associées  $(y_1, \dots, y_n) \in \{-1; 1\}^n$ . Soit un noyau  $K$  défini positif sur  $\mathcal{X}$ . On se propose d'étudier une règle de classification très simple qui va simplement décider en fonction des distances aux centroïdes respectifs de chaque classe.

a) Soit  $x \in \mathcal{X}$ . Donnez la distance entre  $x$  et  $\frac{1}{n_+} \sum_{i, y_i=1} x_i$  uniquement en fonction de  $K$  (où  $n_+$  est le nombre de  $y_i$  tels que  $y_i = 1$ ).

b) Proposez une règle de classification simple pour le vecteur  $x$  en fonction des données  $(x_i)_{i=1, \dots, n}$  et  $(y_i)_{i=1, \dots, n}$  et du noyau  $K$ .

c) Supposez maintenant que  $\frac{1}{n} \sum_i x_i = 0$  (donnée centrée dans  $\mathcal{F}$ ) ainsi que  $\sum_i y_i = 0$  (autant de points positifs que négatifs). Simplifiez alors la règle déduite précédemment. Pour la suite on supposera cette propriété vraie.

d) **Application au noyau gaussien.** On prend maintenant  $\mathcal{X} = \mathbb{R}^d$ . On considère alors le noyau gaussien :  $K(x, y) = \exp -\frac{\|x-y\|^2}{2\sigma^2}$ . Montrez que la règle de classification déduite précédemment est équivalente à celle du moyennage local vu au cours 2.