

# TP - Parcimonie

Votre code ainsi que les réponses aux questions 1.b), 1.f), 1.g), 2.a) et 4. sont à envoyer à l'adresse `waldspur@di.ens.fr`, le dimanche 7 juin au plus tard.

La première partie est indépendante des suivantes.

## 1. Débruitage

a) Écrire une fonction `processus` qui prend en entrée un entier  $N$  et un paramètre  $p \in [0; 1]$  et qui renvoie une réalisation du processus suivant :

$$\forall n \in \{0, \dots, N-1\} \quad X[n] = \epsilon_0 f[n] + \epsilon_1 f[n-1] + \dots + \epsilon_{N-1} f[n - (N-1)]$$

où :

- les indices sont considérés modulo  $N$
- les  $\epsilon_k$  sont des réalisations indépendantes du processus qui vaut 0 avec probabilité  $1-p$  et qui suit une loi gaussienne de variance 1 avec probabilité  $p$
- $f$  est la fonction telle que :

$$\begin{aligned} f[n] &= 1 && \text{si } n = 0 \\ &= 1/4 && \text{si } n \in \{1, N-1\} \\ &= 0 && \text{sinon} \end{aligned}$$

b) Montrer, toujours en considérant les indices modulo  $N$ , que :

$$\begin{aligned} R_X[n] &= 9p/8 && \text{si } n = 0 \\ &= p/2 && \text{si } n \in \{1, N-1\} \\ &= p/16 && \text{si } n \in \{2, N-2\} \\ &= 0 && \text{sinon} \end{aligned}$$

Calculer  $\hat{R}_X$ .

c) On considère maintenant le processus  $X_n = X + n$ , où  $n$  est un bruit blanc gaussien de variance  $\sigma^2$ , pour un certain  $\sigma \in \mathbb{R}^+$ .

Écrire une fonction `denoise_wiener` qui prend en entrée une réalisation de  $X_n$  ainsi que les paramètres  $p$  et  $\sigma$  et qui renvoie la réalisation débruitée à l'aide du filtrage de Wiener.

d) Afficher sur des figures différentes une réalisation de  $X$  pour  $N = 200$  et  $p = 0, 1$ , la même réalisation, additionnée d'un bruit de variance  $\sigma^2$  avec  $\sigma = 0, 2$  et la version débruitée de cette réalisation.

[Indication : le résultat n'est pas très convaincant. C'est normal.]

e) À l'aide de la fonction `evaluate`, disponible à l'adresse [http://www.di.ens.fr/~waldspurger/tds/14\\_15\\_s2/evaluate.m](http://www.di.ens.fr/~waldspurger/tds/14_15_s2/evaluate.m), afficher sur une quatrième figure l'erreur quadratique moyenne associée à la fonction `denoise_wiener`, en fonction de  $\sigma$ .

La fonction `evaluate` prend en entrée les fonctions `processus` et `denoise_wiener`, les paramètres  $N$  et  $p$  et (de manière optionnelle) une couleur d’affichage. On l’appellera donc par une instruction de la forme `evaluate(@processus,@denoise_wiener,N,p,'b')` ; Elle affiche le résultat sur la figure courante.

- f) À l’aide de votre cours, expliquer la forme de la courbe obtenue.  
 g) Écrire une fonction de débruitage non-linéaire `denoise_nonlinear` qui donne un meilleur résultat. Décrire en quelques lignes son principe. Afficher sa courbe d’erreur sur la même figure qu’à la question e), d’une autre couleur.

## 2. Représentation parcimonieuse

Le but de cette question est d’implémenter un algorithme pour résoudre le problème suivant : un vecteur  $x \in \mathbb{R}^n$  est donné, ainsi qu’une famille  $b_1, \dots, b_m$  de vecteurs de  $\mathbb{R}^n$  et on cherche à écrire  $x$  comme combinaison linéaire d’un petit nombre de vecteurs  $b_k$ . Si  $B$  est la matrice de  $\mathcal{M}_{n,m}(\mathbb{R})$  dont les colonnes sont  $b_1, \dots, b_m$ , cela revient à dire qu’on cherche  $y$  tel que  $x \approx By$  et  $y$  a le plus de coordonnées nulles possibles.

L’algorithme proposé est le suivant :

- On prend en entrée  $x$ ,  $B$  et un entier  $K$ .
- On initialise  $r = x$  et  $y \in \mathbb{R}^m$  le vecteur nul.
- On effectue l’opération suivante  $K$  fois :
  - On cherche l’indice  $i$  tel que  $\left| \frac{\langle r, b_i \rangle}{\|b_i\|} \right|$  est maximal (où les  $b_i$  sont les colonnes de  $B$ ).
  - On remplace  $y_i$  par  $y_i + \frac{\langle r, b_i \rangle}{\|b_i\|^2}$ .
  - On pose  $r = x - By$ .
- On renvoie  $y$ .

a) Montrer que, si la famille  $b_1, \dots, b_m$  est une base orthonormale de  $\mathbb{R}^n$  et si  $x$  peut s’écrire comme combinaison linéaire de  $K$  vecteurs de la famille, alors le vecteur  $y$  renvoyé par l’algorithme sera l’ensemble des coefficients de la décomposition de  $x$  sur la base  $(b_1, \dots, b_m)$ .

b) Écrire une fonction `sparse_coeffs` qui implémente cet algorithme.

c) Modifier la fonction pour qu’elle accepte en entrée un ensemble de vecteurs  $x_1, \dots, x_s$  (sous la forme d’une grande matrice  $X$ ) et qu’elle renvoie les vecteurs parcimonieux  $y_1, \dots, y_s$  associés à chacun d’eux.

[Indication : la fonction `sub2ind` pourra permettre d’éviter des boucles non nécessaires.]

## 3. Base de parcimonie

On suppose maintenant donné un ensemble de vecteurs  $x_1, \dots, x_s$ , regroupé dans une matrice  $X \in \mathcal{M}_{n,s}(\mathbb{R})$ . On souhaite trouver une famille  $b_1, \dots, b_m$  de vecteurs de  $\mathbb{R}^n$  telle que chaque vecteur  $x_l$  peut s’écrire comme une combinaison linéaire d’un petit nombre de vecteurs  $b_k$ . Sous forme matricielle, cela revient à dire qu’on cherche à trouver  $B \in \mathcal{M}_{n,m}(\mathbb{R})$  et  $Y \in \mathcal{M}_{m,s}(\mathbb{R})$  avec le plus de coefficients nuls possible telles que :

$$X \approx BY$$

Ce problème est difficile à résoudre. On propose d’implémenter un algorithme qui optimise alternativement  $B$  et  $Y$ , qui est simple mais dont le succès n’est pas garanti.

- a) Définir une fonction `sparsify` qui prend en entrée  $X, m$  et deux entiers  $K$  et  $N_{it}$ .
- b) Initialiser  $B \in \mathcal{M}_{n,m}$  comme une matrice aléatoire dont chaque coefficient est une réalisation indépendante d'une loi gaussienne de variance 1. Diviser chaque colonne de  $B$  par sa norme.
- c) En laissant  $B$  fixé, trouver  $Y$  à l'aide de la fonction `sparse_coeffs`, à laquelle on passera  $K$  comme paramètre.
- d) En laissant cette fois  $Y$  fixé, remplacer  $B$  par une matrice pour laquelle  $\|X - BY\|$  est la plus petite possible. On pourra utiliser sans la justifier l'instruction `B = X * pinv(Y)`. Diviser chaque colonne de  $B$  par sa norme.  
 [Indication : penser à traiter spécifiquement le cas où  $B$  a des colonnes nulles, pour éviter une division par zéro.]
- e) Exécuter  $N_{it}$  fois les opérations des deux questions précédentes puis renvoyer  $B$ .
- f) Tester votre fonction en lui passant en entrée une matrice  $X \in \mathcal{M}_{5,500}(\mathbb{R})$  dont chaque coefficient vaut 0 avec probabilité 0,9 et 1 avec probabilité 0,1. On prendra  $m = 5, K = 2, N_{it} = 20$  et on affichera à l'aide de `imagesc` la matrice  $B$  obtenue.  
 [Indication : sauf les quelques fois où l'algorithme échoue, la matrice  $B$  doit avoir une allure bien particulière. Si ce n'est pas ce que vous observez, il y a peut-être un problème dans l'implémentation.]

#### 4. Application

Choisissez un ensemble de signaux « naturels » et essayez d'en trouver une base de parcimonie à l'aide de votre fonction `sparsify`. Affichez la base trouvée (sous la forme que vous souhaitez). Décrivez l'ensemble de signaux choisis et commentez la base obtenue. Si cela vous semble pertinent, expliquez votre choix de paramètres  $m$  et  $k$ , ainsi que le « préprocessing » que vous aurez éventuellement appliqué aux signaux (dans certains cas, il peut éventuellement être judicieux de leur soustraire leur moyenne ou de les diviser par leur norme).

[Indication : un choix possible de signaux est un ensemble de patches de taille  $8 \times 8$  ou  $16 \times 16$ , extraits aléatoirement de photographies, mais n'hésitez pas à faire preuve de davantage d'originalité.]