# Projet du cours d'apprentissage bayésien Centrale Lille - DAD

## Benjamin Guedj

## **Instructions**

- Ce projet est à réaliser par groupes de deux personnes.
- Vous devrez envoyer à l'adresse

### benjamin.guedj@inria.fr

et avec l'objet [Centrale DAD] Projet Bayesian learning deux fichiers :

- 1. Un rapport, de **six pages maximum**, rédigé en LATEX avec le format NIPS<sup>1</sup>. La qualité de présentation et de rédaction sera un élément important de l'évaluation. **Important**: ce rapport doit obligatoirement être nommé *Nom1\_Nom2\_*projet.pdf
- 2. Un fichier *Nom1\_Nom2\_*projet.py ou *Nom1\_Nom2\_*projet.ipynb contenant le code Python utilisé.
- Date limite d'envoi des deux fichiers : lundi 2 avril 2018, 23.59.

### En cas de besoin - fiches de secours

Python, machine learning, probabilités et statistique https://www.analyticsvidhya.com/blog/2017/02/top-28-cheat-sheets-for-machine-learning-data-science-probability-sql-big-data/

#### **LATEX**

https://wch.github.io/latexsheet/latexsheet-a4.pdf

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>https://nips.cc/Conferences/2017/PaperInformation/StyleFiles

## **Exercice 1**

On considère la loi de densité

$$f(x,y) = C \exp(-x - y - xy) \mathbb{1}_{\mathbb{R}_+}(x) \mathbb{1}_{\mathbb{R}_+}(y).$$

- 1. Calculer la constante *C*.
- 2. Calculer la loi conditionnelle de *X* sachant *Y*, puis de *Y* sachant *X*.
- 3. Proposer un algorithme MCMC pour simuler une chaîne de Markov de distribution invariante f.
- 4. Illustrer, au moyen des graphiques de votre choix et de façon argumentée, le comportement de cet algorithme.

## Exercice 2

On considère la loi de densité

$$f(x) = \alpha_1 g(x|-1,1) + \alpha_2 g(x|2,3),$$

où  $g(\cdot|\mu,\sigma^2)$  est la densité de la loi  $\mathcal{N}(\mu,\sigma^2)$ .

- 1. Quelle condition doivent vérifier les coefficients  $\alpha_1$  et  $\alpha_2$ ?
- 2. Échantillonner *f* 
  - (a) par un algorithme d'acceptation-rejet,
  - (b) par échantillonnage d'importance (importance sampling),
  - (c) par l'algorithme de Metropolis-Hastings (MH).