

Gestion des incertitudes

TD2 :

Lucie Le Briquer

26 janvier 2018

Exercice 3 (algorithme de Metropolis Hastings)

1.

$$\begin{aligned} P(x, y) &= \mathbb{P}(X_{n+1} = y | X_n = x) \\ &= a(x, y)Q(x, y) \quad x \neq y \end{aligned}$$

$$P(x, x) = 1 - \sum_{y \neq x} P(x, y)$$

2. On souhaite que $\forall x \neq y$:

$$\begin{aligned} \pi(x)P(x, y) &= \pi(y)P(y, x) \\ \Leftrightarrow \pi(x)a(x, y)Q(x, y) &= \pi(y)a(y, x)Q(y, x) \\ \Leftrightarrow a(x, y) &= r(x, y)a(y, x) \end{aligned}$$

avec $r(x, y) = \frac{\pi(y)Q(y, x)}{\pi(x)Q(x, y)}$, soit $F(z) = zF\left(\frac{1}{z}\right)$.

Montrons que la réversibilité $\Leftrightarrow a(x, y) = F(r(x, y))\lambda(x, y)$.

\Rightarrow :

$$\lambda(x, y) := \frac{a(x, y)}{F(r(x, y))} = \frac{r(x, y)a(x, y)}{F(r(x, y))} = \frac{a(y, x)}{F(r(y, x))} = \lambda(y, x)$$

\Leftarrow : $a(x, y) = F(r(x, y))\lambda(x, y)$ et

$$a(y, x) = F\left(\frac{1}{r(x, y)}\right)\lambda(x, y) = \frac{F(r(x, y))}{r(x, y)}\lambda(x, y) = \frac{a(x, y)}{r(x, y)}$$

Deux fonctions importantes :

$$a(x, y) = \min(1, r(x, y)) \quad a(x, y) = \frac{r(x, y)}{1 + r(x, y)}$$

3. $\pi(x) = Z^{-1} \exp(-\beta V(x))$ avec $\beta > 0$. On suppose de plus $Q(x, y) = Q(y, x)$.

$$r(x, y) = \exp(-\beta(V(y) - V(x))) \quad a(x, y) = \min(1, \exp(-\beta(V(y) - V(x))))$$

On a $a(x, y) = 1$ quand le potentiel du point départ est plus grand que celui du point d'arrivée (descente).

4.

$$\begin{aligned}
\mathbb{P}((X_0, \dots, X_n) = (x_0, \dots, x_n)) &= \pi(x_0)P(x_0, x_1) \dots P(x_{n-1}, x_n) \\
&= P(x_1, x_0)\pi(x_1) \dots P(x_{n-1}, x_n) \\
&= P(x_1, x_0)P(x_2, x_1) \dots P(x_n, x_{n-1})\pi(x_n) \\
&= \mathbb{P}((X_n, \dots, X_0) = (x_n, \dots, x_0))
\end{aligned}$$

5. P auto-adjoint signifie que $\langle Pf, g \rangle_\pi = \langle f, Pg \rangle_\pi$, montrons que cela équivaut à P est π réversible.

\Leftarrow :

$$\begin{aligned}
Pf(x) &= \sum_{y \in M} P(x, y)f(y) \\
\sum_{x, y} P(x, y)f(y)g(x)\pi(x) &= \sum_{x, y} f(x)P(x, y)g(y)\pi(x) \quad \text{puis réversibilité}
\end{aligned}$$

\Rightarrow : à faire.

6. P est symétrique donc diagonalisable $Pe_i = \lambda_i e_i$ avec $\langle e_i, e_j \rangle_\pi = \delta_{i,j}$ et $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_d$.

$$P \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = 1 \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

Montrons que toutes valeurs propres sont ≤ 1 . Prenons i_0 tel que $|e(i_0)| = \max_{1 \leq j \leq d} |e(j)|$;

$$\sum_{j=1}^d P_{i_0, j} e(j) = \lambda e(j)$$

Alors,

$$|\lambda| |e(i_0)| \leq \sum_{j=1}^d P_{i_0, j} |e(j)| \leq |e(j_0)|$$

Donc $\lambda_1 = 1$.

7. Si 1 est valeur propre simple pour P , alors elle l'est aussi pour P^T . Ainsi, ν mesure invariante $\Leftrightarrow \nu P = \nu \Leftrightarrow P^T \nu^T = \nu^T \Leftrightarrow \nu = \pi$

8. Si 1 est valeur propre simple et $\lambda_d > -1$. Soit $f: M \rightarrow \mathbb{R}$ et $\bar{f} = f - \mathbb{E}_\pi(f)$. On a :

$$\bar{f} = \sum_{i=1}^d \langle \bar{f}, e_i \rangle_\pi \cdot e_i = \sum_{i=2}^d \langle \bar{f}, e_i \rangle_\pi \cdot e_i$$

$$\begin{aligned}
P^n \bar{f} &= \sum_{i=2}^d \lambda_i^n \langle \bar{f}, e_i \rangle_\pi \cdot e_i \\
\|P^n \bar{f}\|_{L^2(\pi)}^2 &= \sum_{i=2}^d \lambda_i^{2n} |\langle \bar{f}, e_i \rangle_\pi|^2 \\
&\leq \rho^{2n} \|\bar{f}\|_{L^2(\pi)}^2
\end{aligned}$$

où $\rho = \max(|\lambda_2|, |\lambda_d|) < 1$.

9.

10.

11.

$$\begin{aligned}
\mathbb{E}^\pi \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=0}^{n-1} \bar{f}(X_k) \right)^2 &= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{E}^\pi (\bar{f}(X_k)^2) + \frac{2}{n} \sum_{k < l} \mathbb{E}^\pi (\bar{f}(X_k) \bar{f}(X_l)) \\
&= \text{Var}_\pi(f) + \frac{2}{n} \sum_{k < l} \mathbb{E}^\pi (\bar{f}(X_0) \bar{f}(X_{l-k})) \\
&= \text{Var}_\pi(f) + \frac{2}{n} \sum_{l=1}^{n-1} \underbrace{\sum_{m=1}^l \mathbb{E}^\pi (\bar{f}(X_0) \bar{f}(X_m))}_{S_l} \quad (*)
\end{aligned}$$

Or $|\mathbb{E}^\pi (\bar{f}(X_0) \bar{f}(X_m))| \leq \|\bar{f}\|_{L^2(\pi)} \|P^m \bar{f}\|_{L^2(\pi)} \leq \rho^m \|\bar{f}\|_L^2(\pi)^2$. Finalement,

$$(*) \quad \text{Var}_\pi(f) + 2 \sum_{m \geq 1} \mathbb{E}^\pi (\bar{f}(X_0) \bar{f}(X_m))$$

12.

$$v(f, P) = \text{Var}_\pi(f) + 2 \sum_{m \geq 1} \mathbb{E}^\pi (\bar{f}(X_0) P^m \bar{f}(X_0)) = 2 \langle \bar{f}, (\text{id} - P)^{-1} \bar{f} \rangle_\pi - \|\bar{f}\|_{L^2(\pi)}^2$$

$$\text{car } \sum_{m \geq 0} P^m = (\text{id} - P)^{-1}.$$