

# Simulations Monte-Carlo 1

## Références

- [1] W. Krauth, *Introduction to Monte-Carlo algorithms* (<http://www.lps.ens.fr/~krauth/>)  
 [2] J. Talbot, G. Tarjus and P. Viot, *Optimum Monte Carlo simulations : some exact results*,  
 J. Phys. A : Math. Gen. **36** (2003), 9009

## 1 Le jeu de Taquin [1]

Le Taquin est un jeu composé de  $N - 1$  carrés disposés sur un réseau de  $N$  sites. Il est donc possible de déplacer la case vide dans le réseau. En supposant tous les carrés équivalents, une configuration du système est donnée par la position  $i = 1, \dots, N$  de la case vide (représentée en noir sur la figure)

1	2	3
4	5	6
7	8	

Le but de cet exercice est d'écrire un algorithme Monte-Carlo permettant d'explorer les configurations du système de manière *équiprobable*. La probabilité  $P(i)$  que la case vide soit dans la position  $i$  est donc indépendante de  $i$ . Il reste à déterminer la probabilité de transfert  $W(i \rightarrow j)$  que la case vide passe de la position  $i$  à la position adjacente  $j$ .

- ▷ **1-1** Que vaut cette probabilité lorsque la position de départ  $i$  n'est pas sur le bord du réseau ?
- ▷ **1-2** On considère le cas où la case vide est dans un coin du réseau (case 9 de la figure) à l'itération  $n$ . En énumérant les différentes configurations possibles à l'itération  $n - 1$ , montrer que

$$P(9)(W(9 \rightarrow 8) + W(9 \rightarrow 6)) = P(6)W(6 \rightarrow 9) + P(8)W(8 \rightarrow 9)$$

En déduire une condition suffisante pour  $W(i \rightarrow j)$ .

- ▷ **1-3** Calculer la probabilité  $W(9 \rightarrow 9)$  que la case vide reste dans le coin lors d'une itération.
- ▷ **1-4** Écrire l'algorithme de Monte-Carlo recherché.

## 2 Probabilité d'acceptation [2]

On considère une particule astreinte à se déplacer dans un potentiel unidimensionnel  $v(x)$ . A chaque itération  $n$  d'une simulation Monte-Carlo, on tente de déplacer la particule de  $x$  à  $x + h$ , où  $h$  est choisi aléatoirement et uniformément dans l'intervalle  $[-\delta, \delta]$ .

- ▷ **2-1** Écrire l'équation maîtresse de l'algorithme de Monte-Carlo pour la probabilité  $P(x, n)$  de trouver la particule à l'abscisse  $x$  à l'itération  $n$  en fonction de  $\Pi(x \rightarrow x + h)$ , la probabilité que la nouvelle configuration, en  $x + h$ , soit acceptée.
- ▷ **2-2** Quelle condition doit on vérifier à l'équilibre ? En déduire la condition suffisante, mais pas nécessaire, du bilan détaillé.

▷ **2-3** Dans l'ensemble canonique, à la température  $T$ , la probabilité  $P(x)$  est proportionnelle au facteur de Boltzmann :  $P(x) \sim e^{-\beta v(x)}$ . Montrer que les expressions suivantes de  $\Pi(x \rightarrow x+h)$  vérifient bien le bilan détaillé :

– Algorithme de Metropolis

$$\Pi(x \rightarrow x+h) = \min(1, e^{-\beta \Delta v}) \quad (1)$$

– Algorithme du 'Heat bath'

$$\Pi(x \rightarrow x+h) = \frac{e^{-\beta \Delta v}}{1 + e^{-\beta \Delta v}}, \quad (2)$$

où  $\Delta v = v(x+h) - v(x)$ . Quelles sont les différences entre ces deux algorithmes ? (On comparera l'acceptation entre deux configurations successives d'énergie supérieure ou inférieure.)

▷ **2-4** Soit un système de spins interagissant par une interaction plus proche voisin ferromagnétique sur un réseau où chaque site possède  $q$  plus proche voisins. Le Hamiltonien est donné par

$$H = -J \sum_{\langle i,j \rangle} S_i S_j.$$

Écrire l'algorithme de Metropolis qui explore l'espace des configurations en retournant un spin choisi aléatoirement pour passer d'une configuration à une autre.

▷ **2-5** On appelle taux d'acceptation le rapport entre le nombre de configurations modifiées sur l'ensemble des configurations. Justifier que ce rapport est donné par l'expression

$$P_{acc}(\delta) = \frac{1}{2\delta R} \int_{-\infty}^{\infty} dx e^{-\beta v(x)} \int_{-\delta}^{\delta} dh \Pi(x \rightarrow x+h) \quad (3)$$

où  $R = \int_{-\infty}^{\infty} dx e^{-\beta v(x)}$ .

▷ **2-6** Montrer que l'équation précédente peut se réécrire sous la forme :

$$\frac{d}{d\delta} (\delta P_{acc}(\delta)) = \frac{1}{2R} \int_{-\infty}^{\infty} dx e^{-\beta v(x)} (\Pi(x \rightarrow x+\delta) + \Pi(x \rightarrow x-\delta)) \quad (4)$$

▷ **2-7** Dans la suite, on utilisera l'algorithme de Metropolis. On considère le potentiel suivant :

$$\begin{cases} v(x) = 0 & \text{si } |x| \leq a, \\ v(x) = +\infty & \text{si } |x| > a \end{cases} \quad (5)$$

Montrer que

$$P_{acc}(\delta) = 1 - A\delta$$

où  $A$  est une constante que l'on déterminera. On se limitera au cas où  $\delta < 2a$ .

▷ **2-8** L'écart quadratique moyen de la position est donné par :

$$\langle (\Delta x)^2 \rangle = \frac{1}{2\delta R} \int_{-\infty}^{\infty} dx e^{-\beta v(x)} \int_{-\delta}^{\delta} dh h^2 \Pi(x \rightarrow x+h)$$

Calculer  $\langle (\Delta x)^2 \rangle$  pour ce potentiel. En déduire la valeur de  $\delta$  qui optimise l'algorithme.