

Série 9: Dynamique en Curie Weiss

Exercice 1 L'algorithme de Metropolis-Hastings

On considère à nouveau le modèle d'Ising de Curie-Weiss, dont l'Hamiltonien est donné par

$$\mathcal{H}_N(\vec{s}; h) = -\frac{J}{2N} \sum_{i,j=1}^N s_i s_j - h \sum_{i=1}^N s_i \quad (1)$$

Pour échantillonner des configurations de N spins selon la distribution de Gibbs

$$\mathbb{P}(\vec{S} = \vec{s}; \beta, h) = \frac{1}{Z_N(\beta, h)} \exp(-\beta \mathcal{H}_N(\vec{s}; h)) \quad (2)$$

on utilise la méthode de Monte-Carlo par chaîne de Markov (MCMC), et en particulier l'algorithme de Metropolis-Hastings qui fonctionne comme suit :

1. Choisir une configuration initiale des N spins avec des valeurs $s_i = \pm 1$ pour $i = 1, \dots, N$.
2. Choisir un spin i au hasard. Calculer l'énergie actuelle E_{now} et l'énergie E_{flip} si le spin i est retourné (c'est-à-dire si $S_i^{\text{nouveau}} = -S_i^{\text{ancien}}$).
3. Tirer un nombre r uniformément dans $[0, 1]$ et, si $r < e^{\beta(E_{\text{now}} - E_{\text{flip}})}$, effectuer le retournement. Sinon, laisser le spin dans son état actuel.
4. Retourner à l'étape 2.

Si l'on exécute ce programme suffisamment longtemps, il est garanti que la configuration finale $\vec{S}$ aura été choisie avec la probabilité correcte.

- Q1.** Écrivez un code pour réaliser la dynamique MCMC en partant d'une configuration où tous les spins sont égaux à $S_i = 1$. Prenez $h = 0$, $\beta = 1.2$ et exécutez votre dynamique pendant un temps suffisamment long (disons, avec $t_{\text{max}} = 100N$ tentatives de retournement de spins). Suivez l'évolution de l'aimantation par spin $m = \sum_i S_i / N$ en fonction du temps. Tracez les résultats pour $N = 10, 50, 100, 200, 1000$ spins et comparez avec la solution exacte à $N = \infty$. Commentez vos observations.
- Q2.** Répétez l'expérience en partant d'une configuration où tous les spins sont égaux à 1 mais avec $h = -0.1$ et $\beta = 1.2$. Suivez à nouveau l'évolution de l'aimantation par spin $m = \sum_i s_i / N$ en fonction du temps. Tracez les résultats pour $N = 10, 50, 100, 200, 1000$ spins et comparez avec la solution exacte à $N = \infty$. Quelles sont vos conclusions?

* Exercice 2 L'algorithme de Glauber

Une alternative aux algorithmes locaux pour échantillonner la mesure de probabilité de l'équation ?? est connue sous le nom d'algorithme de Glauber ou "heat bath". Au lieu de retourner un spin au hasard, l'idée est de thermaliser ce spin avec son environnement local.

Part I — Préliminaires analytiques

- Q1.** Écrivez une fonction Python qui, pour une valeur donnée de β , calcule le champ magnétique $h_s(\beta)$ correspondant à la transition spinodale. Tracez la ligne spinodale dans le plan (h, T) pour $\beta > \beta_c$.

Part II — L'algorithme

- Q1.** Soit $\bar{S} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N s_i$ l'aimantation totale d'un système de N spins. Montrez que pour tout $i = 1, \dots, N$, la probabilité d'avoir un spin $S_i = \pm 1$ sachant que tous les autres spins sont fixés est donnée par :

$$\mathbb{P}(S_i = \pm 1 | \{S_j\}_{j \neq i}) \equiv P_{\pm} = \frac{1 \pm \tanh(\beta(\bar{S} + h))}{2} \quad (7)$$

- Q2.** L'algorithme de Glauber est défini comme suit :

1. Choisir une configuration initiale pour les N spins. Calculer l'aimantation m_t et l'énergie E_t correspondant à la configuration.
2. Choisir un spin S_i au hasard. Tirer un nombre aléatoire uniforme $r \in [0, 1]$. Si $r < P_+$, fixer $S_i = +1$, sinon fixer $S_i = -1$. Mettre à jour l'énergie et l'aimantation.
3. Répéter l'étape 2 jusqu'à convergence.

Écrire un code implémentant la dynamique de Glauber. Reproduire les points (a) et (b) de l'exercice 1 en utilisant les mêmes paramètres. Comparer les dynamiques. Commenter les différences observées.

Part III — Équations de champ moyen à partir de Glauber

- Q1.** Soit m_t l'aimantation totale au temps t , et définissons $P_{t,m} = \mathbb{P}(m_t = m)$. Pour simplifier, considérons $\beta = 1$ et $h = 0$. Montrez que pour $\delta \ll 1$ nous pouvons écrire :

$$\begin{aligned} P_{t+\delta t, m} &= P_{t, m+\frac{2}{N}} \times \left\{ \frac{1}{2} \left(1 + m + \frac{2}{N} \right) \right\} \times \frac{1 - \tanh(m + 2/N)}{2} \\ &+ P_{t, m-\frac{2}{N}} \times \left\{ \frac{1}{2} \left(1 - m + \frac{2}{N} \right) \right\} \times \frac{1 + \tanh(m - 2/N)}{2} \\ &+ P_{t, m} \left\{ \frac{1}{2} (1 + m) \frac{1 + \tanh(m)}{2} + \frac{1}{2} (1 - m) \frac{1 - \tanh(m)}{2} \right\} \end{aligned} \quad (8)$$

Cette équation est connue sous le nom d'équation maîtresse.

- Q2.** En définissant l'aimantation moyenne par rapport à $P_{t,m}$

$$\langle m(t) \rangle = \int dm \, m \, P_{t,m} \quad (9)$$

et en utilisant l'équation maîtresse ci-dessus, montrez que nous pouvons obtenir une équation

pour l'aimantation attendue :

$$\begin{aligned}
\langle m(t + \delta t) \rangle &= \int P_{t, m + \frac{2}{N}} \times \left\{ \frac{1}{2} \left(1 + m + \frac{2}{N} \right) \right\} \times \frac{1 - \tanh(m + \frac{2}{N})}{2} \times m \, dm \\
&+ \int P_{t, m - \frac{2}{N}} \left\{ \frac{1}{2} \left(1 - m + \frac{2}{N} \right) \right\} \times \frac{1 + \tanh(m - \frac{2}{N})}{2} \times m \, dm \\
&+ \int P_{t, m} \times \left\{ \frac{1 + m}{2} \times \frac{1 + \tanh(m)}{2} + \frac{1 - m}{2} \times \frac{1 - \tanh(m)}{2} \right\} \times m \, dm \quad (10)
\end{aligned}$$

- Q3.** En effectuant le changement de variables $m \rightarrow m + 2/N$ dans la première intégrale et $m \rightarrow m - 2/N$ dans la seconde et en choisissant $\delta = \frac{1}{N}$, concluez que pour $N \rightarrow \infty$ nous pouvons écrire la dynamique continue suivante pour l'aimantation moyenne :

$$\frac{d}{dt} \langle m(t) \rangle = -\langle m(t) \rangle + \tanh \langle m(t) \rangle \quad (11)$$

- Q4.** Montrez que l'aimantation moyenne stationnaire satisfait l'équation de champ moyen de Curie-Weiss. Généralisez pour β et h arbitraires.
- * **Q5.** Nous pouvons maintenant répéter l'expérience de l'exercice précédent, mais en utilisant l'équation différentielle théorique : partez d'une configuration où tous les spins sont égaux à 1 et prenez différentes valeurs de h et β . Pour quelles valeurs la chaîne de Monte-Carlo atteindra-t-elle la valeur d'équilibre ? Quand sera-t-elle piégée dans un maximum parasite de l'entropie libre $\phi(m)$? Comparez votre prédiction théorique avec des simulations numériques.