

On Brownian Motion, Ito Calculus and the Feynman-Kac Formula

17 février 2016

Dans cette partie nous décrirons une méthode probabiliste pour évaluer le noyau k_β que nous avons décrit dans la section précédente. Avant de commencer le calcul de k_β , nous allons introduire quelques notions utiles.

1 Definitions

Definition 1.1. Processus de Markov

Soit $(X_n)_{n \geq 0}$ un processus aléatoire discret sur un espace d'états dénombrable E . Le processus satisfait la propriété de Markov si pour toute collection d'états $(x_0, x_1, \dots, x_n) \in E$, nous avons

$$\mathbb{P}(X_{n+1} = y | X_0 = x_0, X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = \mathbb{P}(X_{n+1} = y | X_n = x_n) \quad (1)$$

Il faut que les deux probabilités conditionnelles soient bien définies. Le processus $(X_n)_{n \geq 0}$ est alors appelé un processus de Markov.

Definition 1.2. Ergodicité

Un processus est ergodique s'il satisfait les conditions suivantes :

- φ est une mesure de probabilité invariante par le processus de Markov.
- **Condition d'accessibilité :**

$$\forall B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d) \quad \text{t.q.} \quad \varphi(B) > 0, \quad \forall x \in \mathbb{R}^d, \quad \exists n \in \mathbb{N} \quad \text{t.q.} \quad \mathbb{P}(X_n \in B | X_0 = x) > 0 \quad (2)$$

Remark. 1. Nous avons défini la notion d'ergodicité sur \mathbb{R}^d , mais les mêmes définitions restent valables pour $\mathbb{L}\mathbb{T}^d$.

2. Au moment de simuler avec l'algorithme de Metropolis, il suffira de vérifier que la probabilité de transfert pour cet algorithme satisfait la condition d'accessibilité dans la définition d'ergodicité.

Definition 1.3. Chaînes de Markov

Une chaîne de Markov (discrète) est un processus de Markov défini par :

$$\begin{cases} X_{n+1}^{\Delta t} &= X_n^{\Delta t} + b(X_n^{\Delta t}) + \sqrt{\Delta t} \xi_n \\ X_0^{\Delta t} &\sim f(x) dx \end{cases} \quad (3)$$

avec $x \in \mathbb{R}^d$ et $b : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^d$ une fonction régulière. Ici $\xi_j \sim \mathcal{N}(0, 1)_{\mathbb{R}^d}$, i.e. ξ_j est un vecteur gaussien de dimension d .

À partir de la chaîne de Markov défini ci-dessus nous pouvons construire un processus de Markov en temps continu en reliant les instants de temps t_n et t_{n+1} de manière affine. Dans ce cas, nous avons avec les mêmes conditions que ci-dessus :

$$\forall t \in [t_n, t_{n+1}], \quad \tilde{X}_t^{\Delta t} = X_n^{\Delta t} + (t - t_n) X_{n+1}^{\Delta t} \quad (4)$$

Nous avons de même

$$\tilde{X}_t^{\Delta t} \xrightarrow[\Delta t \rightarrow 0]{} X_t \quad (5)$$

où X_t suit l'équation différentielle stochastique donnée par :

$$dX_t = b(X_t)dt + dW_t \quad (6)$$

$$X_0 \sim f(x)dx \quad (7)$$

où W_t est le processus de Wiener.

2 Formule d'Itô

A la fin de la section précédente, nous avons abouti à une équation différentielle stochastique qui détermine le processus de Markov en temps continu. Pour faciliter la résolution de cette équation, nous mettrons en place des formules de calcul différentiel stochastique qui nous permettront d'aboutir à la formule de Feynman-Kac.

Considérons d'abord l'équation (6) sans le terme stochastique dW_t . Dans ce cas, l'équation devient déterministe et sa solution Y_t suit l'équation :

$$\frac{dY_t}{dt} = b(Y_t) \quad (8)$$

Pour rester dans un cadre simple, nous travaillerons dans \mathbb{R} , mais les résultats sont bien évidemment généralisables sur \mathbb{R}^d . Soit $h : t \times \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$. Alors nous avons :

$$\begin{aligned} d(h(Y_t)) &= \frac{\partial h}{\partial t}(t, Y(t))dt + \nabla h(Y_t)dY_t \\ &= \frac{\partial h}{\partial t}(t, Y(t))dt + \nabla h(Y_t)b(Y_t)dt \end{aligned}$$

Dans le cas de X_t , solution de l'équation différentielle stochastique (6), la différentielle de $h(t, X_t)$ contient un terme supplémentaire faisant intervenir les dérivées secondes de h . Nous obtenons finalement :

$$d(h(t, X_t)) = \left(\frac{\partial h}{\partial t}(t, X_t) + \nabla h(t, X_t)b(X_t) + \frac{1}{2}\Delta h(t, X_t) \right)dt + \nabla h(t, X_t)dW_t \quad (9)$$

3 Le Formule de Feynman-Kac

Munis des règles du calcul différentiel, nous sommes maintenant en mesure de dériver la formule de Feynman-Kac.

Pour ce faire, nous introduisons deux équations : les équations de Kolmogorov forward et backward

Definition 3.1. L'équation de Kolmogorov forward C'est une équation différentielle associée à (6) définie dans $]0, \beta] \times \Omega$ par :

$$\begin{aligned} \frac{\partial u}{\partial t} &= \frac{1}{2}\Delta u - \operatorname{div}(bu) - Vu \\ u(0) &= f(x) \end{aligned} \quad (10)$$

Definition 3.2. L'équation de Kolmogorov backward

Dans $]0, \beta] \times \Omega$, nous définissons l'équation de Kolmogorov backward associée à (6)

$$\begin{aligned} \frac{\partial v}{\partial t} + \frac{1}{2}\Delta v + b\nabla v - Vv &= 0 \\ v(\beta, x) &= g(x) \end{aligned} \quad (11)$$

Nous considérons la dérivée totale $d(v(t, X_t)e^{-\int_0^t V(X_s)ds})$ où X_t est défini en (??). En utilisant l'équation (??), nous trouvons que :

$$\begin{aligned} d(v(t, X_t)e^{-\int_0^t V(X_s)ds}) &= \left(\frac{\partial v}{\partial t} + b\nabla v + \frac{1}{2}\Delta v - Vv \right)e^{-\int_0^t V(X_s)ds} \\ &\quad + \nabla v(t, X_t)dW_te^{-\int_0^t V(X_s)ds} \end{aligned} \quad (12)$$

et le premier terme est nul d'après (11). Donc :

$$d(v(t, X_t)e^{-\int_0^t V(X_s)ds}) = \nabla v(t, X_t)dW_t e^{-\int_0^t V(X_s)ds} \quad (13)$$

Enfin nous remarquons que l'espérance de $\nabla v(t, X_t)dW_t e^{-\int_0^t V(X_s)ds}$ est nulle, et en utilisant la commutation des différentes opérations avec l'espérance, nous avons ainsi que :

$$\mathbb{E}(v(t, X_t)e^{-\int_0^t V(X_s)ds}) = \text{cte} \quad (14)$$

En particulier :

$$\mathbb{E}(v(\beta, X_\beta)e^{-\int_0^\beta V(X_s)ds}) = \mathbb{E}(v(0, X_0)), \quad (15)$$

$$\mathbb{E}(g(x_\beta)e^{-\int_0^\beta V(X_s)ds}) = \int_{\Omega} v(0, x)f(x)dx. \quad (16)$$

où nous avons utilisé la condition initiale de (11) et où l'intégration porte sur l'ouvert Ω considéré.

Considérons maintenant l'intégrale $\int_{\Omega} v(0, x)f(x)dx$. Par la condition initiale de (10), nous avons par conséquent :

$$\int_{\Omega} v(0, x)f(x)dx = \int_{\Omega} v(0, x)u(0, x)dx \quad (17)$$

D'où :

$$\begin{aligned} \int_{\Omega} v(0, x)u(0, x)dx &= \int_{\Omega} v(\beta, x)u(\beta, x)dx - \int_0^\beta \frac{d}{dt} \left(\int_{\Omega} v(t, x)u(t, x)dx \right) dt \\ &= \int_{\Omega} v(\beta, x)u(\beta, x)dx - \int_0^\beta \left(\int_{\Omega} \frac{\partial v}{\partial t} u dx + \frac{\partial u}{\partial v} dx \right) dt \end{aligned} \quad (18)$$

Nous remarquons alors que les problèmes (10) et (11) sont l'adjoint l'un de l'autre pour le produit scalaire usuelle défini pour l'espace L^2 . En d'autres termes, si L est un opérateur différentiel et L^* son opérateur adjoint, nous avons :

$$\begin{aligned} \frac{\partial u}{\partial t} &= Lu \\ \frac{\partial v}{\partial t} &= -L^*v \end{aligned} \quad (19)$$

En d'autres termes :

$$-\int_0^\beta \left(\int_\Omega \frac{\partial v}{\partial t} u dx + \frac{\partial u}{\partial v} dx \right) dt = -\int_0^\beta ((-L^*v, u)_{L^2} + (v, Lu)_{L^2}) dt = 0 \quad (20)$$

Ainsi :

$$\begin{aligned} \int_\Omega v(\beta, x) u(\beta, x) dx &= \int_\Omega v(0, x) f(x) dx \\ \int_\Omega g(x) u(\beta, x) dx &= \int_\Omega v(0, x) f(x) dx \end{aligned}$$

et on déduit la formule de Feynman-Kac :

$$\boxed{\int_\Omega g(x) u(\beta, x) dx = \mathbb{E} \left(g(X_\beta) e^{-\int_0^\beta V(X_s) ds} \right)} \quad (21)$$

où X_t est la solution de (6)

4 Application à notre problème

Revenons sur notre problème de départ, qui est de trouver le noyau de l'opérateur $e^{-\beta H}$. Nous rappelons que le noyau est une fonction k_β telle que :

$$(e^{-\beta H} f)(x) = \int_\Omega k_\beta(x, y) f(y) dy \quad (22)$$

Nous remarquons que, pour $b = 0$, $e^{-\beta H} f$ est la solution de (10). D'où en appliquant (21) :

$$\int_{\Omega \times \Omega} k_\beta(x, y) f(y) g(x) dx dy = \mathbb{E} \left(g(X_\beta) e^{-\int_0^\beta V(X_s) ds} \right) \quad (23)$$

où X_t est la solution de (6).

Cette dernière condition étant vraie pour tout f , nous prenons $f(y) = \delta(y)$, le delta de Dirac. Dans ce cas, nous avons pour le processus X_t :

$$X_\beta = y + W_\beta \quad (24)$$

D'où :

$$\begin{aligned}
\int_{\Omega} k_{\beta}(x, y) g(x) dx &= \mathbb{E} \left(g(y + W_{\beta}) e^{-\int_0^{\beta} V(y + W_s) ds} \right) \\
&= \int_{\Omega} g(x) \mathbb{E}_{y + W_{\beta} = x} \left(e^{-\int_0^{\beta} V(y + W_s) ds} \right) dx
\end{aligned} \tag{25}$$

Nous identifions alors le noyau comme étant :

$$\boxed{k_{\beta}(x, y) = \mathbb{E}_{y + W_{\beta} = x} \left(e^{-\int_0^{\beta} V(y + W_s) ds} \right)} \tag{26}$$

Dans notre cas, nous nous intéressons au calcul de la fonction de partition $Z = \text{Tr}(e^{-\beta H})$, qui d'après ce qui précède s'écrit :

$$\begin{aligned}
Z &= \text{Tr}(e^{-\beta H}) = \int_{\Omega} k_{\beta}(x, x) dx \\
&= \int_{\Omega} \mathbb{E}_{W_{\beta} = 0} \left(e^{-\int_0^{\beta} V(x + W_s) ds} \right)
\end{aligned} \tag{27}$$

Remark. Nous devons interpréter les deux termes dans cette dernière relation. Prenons d'abord $\mathbb{E}_{W_{\beta} = 0}$. C'est le terme d'espérance sur les ponts browniens, c'est-à-dire une espérance sur tous les chemins allant de x_0 au temps $t = 0$ jusqu'au un temps β où l'on revient au point de départ $x_{\beta} = x_0$.

Le deuxième terme en exponentiel représente la création ou annihilation des particules à un point $x + W_s$ donné. Nous formons donc une image de ce processus comme suivant :

1. La particule commence son trajet à $x_{t=0} = x_0 = 0$. Nous allons regarder seulement les trajets qui finissent à un temps $t = \beta$, de sorte que $x_{\beta} = 0$.
2. Pendant ce trajet, la particule peut être détruite ou créée selon le poids probabiliste $e^{-\int_0^{\beta} V(x + W_s) ds}$.
3. L'espérance sur tous ces trajets nous donne la fonction de partition $Z = \text{Tr}(e^{-\beta H})$.