

クレジット:

Mathematics and Informatics Center 数理手法VI 2020 荻原哲平

ライセンス:

利用者は、本講義資料を、教育的な目的に限ってページ単位で利用することができます。特に記載のない限り、本講義資料はページ単位でクリエイティブ・コモンズ 表示-非営利-改変禁止 ライセンスの下に提供されています。

<http://creativecommons.org/licenses/by-nc-nd/4.0/>

本講義資料内には、東京大学が第三者より許諾を得て利用している画像等や、各種ライセンスによって提供されている画像等が含まれています。個々の画像等を本講義資料から切り離して利用することはできません。個々の画像等の利用については、それぞれの権利者の定めるところに従ってください。



数理手法VI

第12回

4.5 確率微分方程式

確率微分方程式

T を正定数, $a, b: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, ボレル可測関数として,

$$X_t = X_0 + \int_0^t a(X_s) ds + \int_0^t b(X_s) dB_s, \quad t \in [0, T] \quad (1)$$

を満たす確率過程 $(X_t)_{t \in [0, T]}$ を求める問題を考える.

この方程式は形式的に微分形で

$$dX_t = a(X_t)dt + b(X_t)dB_t, \quad t \in [0, T] \quad (2)$$

と書かれ, 確率微分方程式と呼ばれる. a はドリフト係数, b は拡散係数と呼ばれる.

- ▶ 確率微分方程式は, 右辺第二項がなければ (一階線形) 微分方程式になる.

確率微分方程式の解

定義 4.12

確率過程 $X = (X_t)_{t \in [0, T]}$ が, $(b(X_t))_{t \in [0, T]} \in \mathcal{L}^2[0, T]$, $(a(X_t))_{t \in [0, T]}$ が
発展的可測かつ $\int_0^T |a(X_t)| dt < \infty$ a.s. を満たし, さらに (1) 式を満たす
時, X を確率微分方程式 (2) の (強) 解であるという. この時, X は拡
散過程であるともいう.

- ▶ 拡散過程は常に連続なパスをもつ.

確率微分方程式の例

例 4.13 (ブラック・ショールズ・モデル)

例 4.9 で見たように

$$S_t = S_0 \exp(\mu t + \sigma B_t)$$

に対して、伊藤の公式から

$$S_t = S_0 + \int_0^t \left(\mu + \frac{\sigma^2}{2} \right) S_s ds + \int_0^t \sigma S_s dB_s$$

となる。

よって $S = (S_t)_{t \in [0, T]}$ は確率微分方程式：

$$dX_t = \left(\mu + \frac{\sigma^2}{2} \right) X_t dt + \sigma X_t dB_t$$

の解となっていることがわかる。

確率微分方程式の例

例 4.14 (Ornstein-Uhlenbeck 過程)

$\mu \in \mathbb{R}$, $\sigma > 0$ に対し, 確率微分方程式:

$$dX_t = \mu X_t dt + \sigma dB_t$$

の解を *Ornstein-Uhlenbeck* 過程という.

$e^{-\mu t} X_t$ に (多次元版) 伊藤の公式を使うと, ($\varphi(t, x) = e^{-\mu t} x$)

$$\begin{aligned} e^{-\mu t} X_t &= X_0 + \int_0^t -\mu e^{-\mu s} X_s ds + \int_0^t e^{-\mu s} (\mu X_s ds + \sigma dB_s) \\ &= X_0 + \int_0^t e^{-\mu s} \sigma dB_s. \end{aligned}$$

よって,

$$X_t = e^{\mu t} X_0 + \sigma \int_0^t e^{\mu(t-s)} dB_s$$

と解が求まる. 実際このように定まる X_t に対して, 伊藤の公式を適用すれば解になっていることがチェックできる.

解の存在と一意性

定理 4.15 (強解の存在と一意性)

ある $C > 0$ があって、任意の $x, y \in \mathbb{R}$ に対し、

$$|a(x) - a(y)| \leq C|x - y|, \quad |b(x) - b(y)| \leq C|x - y|, \quad (3)$$

$$|a(x)| \leq C(1 + |x|), \quad |b(x)| \leq C(1 + |x|) \quad (4)$$

を満たす時、確率微分方程式は一意的な（強）解を持つ。

- ▶ 一意の意味は、2つの解 X_t, Y_t に対し、

$$P(X_t = Y_t (t \in [0, T])) = 1$$

が成り立つということ。

- ▶ (3) が成り立つ時、 a, b はリプシッツ連続という。
- ▶ (4) が成り立つ時、 a, b は線形増大であるという。

Cox-Ingersoll-Ross 過程

$a, b, \sigma > 0$ に対し，確率微分方程式：

$$dX_t = a(b - X_t)dt + \sigma\sqrt{X_t}dB_t$$

を考える． $2ab > \sigma^2$ の時，解が一意に存在し， $X_t > 0$ a.s. となる．
（上の定理の条件は満たさない）

解は Cox-Ingersoll-Ross 過程と呼ばれ，金利の変動を表すモデルとして使われている．

- ▶ 確率微分方程式は解が一意に存在することがわかれば，確率過程が定まり，モデルとして用いることができる．

Brownian bridge

$b \in \mathbb{R}$ に対して, 確率微分方程式:

$$dX_t = \frac{b - X_t}{1 - t} dt + dB_t, \quad t \in [0, 1]$$

の解 $(X_t)_{t \in [0, 1]}$ を Brownian bridge という.

$b = 1, X_0 = 0$ の時, 伊藤の公式より

$$\begin{aligned} d\left(\frac{X_t - 1}{1 - t}\right) &= \frac{dX_t}{1 - t} + \frac{X_t - 1}{(1 - t)^2} dt \\ &= \frac{1 - X_t}{(1 - t)^2} dt + \frac{1}{1 - t} dB_t + \frac{X_t - 1}{(1 - t)^2} dt \\ &= \frac{1}{1 - t} dB_t. \end{aligned}$$

Brownian bridge

よって $X_0 = 0$ に注意して,

$$\frac{X_t - 1}{1 - t} = -1 + \int_0^t \frac{1}{1 - s} dB_s.$$

ゆえに

$$X_t = t + (1 - t) \int_0^t \frac{1}{1 - s} dB_s.$$

X_t は正規分布に従うことがわかり, $E[X_t] = t$. また, Itô isometry より

$$\begin{aligned} E[(X_t - t)^2] &= E\left[(1 - t)^2 \left\{ \int_0^t \frac{1}{1 - s} dB_s \right\}^2\right] \\ &= (1 - t)^2 \int_0^t \frac{1}{(1 - s)^2} ds = t(1 - t). \end{aligned}$$

Brownian bridge

よって $t \nearrow 1$ の時, $E[(X_t - t)^2] \rightarrow 0$ なので, $X_1 = 1$ a.s.

つまり, Brownian bridge は $X_0 = 0, X_1 = 1$ a.s. でその間をランダムに動く確率過程となる.

ディリクレ問題

確率微分方程式と偏微分方程式の関係を考える。

D を \mathbb{R}^d 内の有界領域で境界 ∂D は滑らかとする。偏微分方程式：

$$\begin{cases} \sum_{i,j=1}^d a_{i,j}(x) \frac{\partial^2 u}{\partial x_i \partial x_j} + \sum_{i=1}^d b_i(x) \frac{\partial u}{\partial x_i} = 0 & (x \in D) \\ u(x) = \phi(x) & (x \in \partial D) \end{cases} \quad (5)$$

の解 $u = u(x)$ を考える。このような u を求める問題をディリクレ問題という。

ある行列値関数 $\sigma_{ij}(x)$ に対して、

$$a_{i,j}(x) = \frac{1}{2} \sum_{k=1}^d \sigma_{ik}(x) \sigma_{jk}(x) \quad (x \in D)$$

を満たすとすると、(5) 式は伊藤の公式に対応する形になっている。

ディリクレ問題

各 b_i, σ_{ij} は線形増大かつリプシッツ連続とする. $B_t = (B_t^1, \dots, B_t^d)$ を d 次ブラウン運動とすると, 一次元の場合と同様に確率微分方程式:

$$dX_t^i = b_i(X_t)dt + \sum_{j=1}^d \sigma_{ij}(X_t)dB_t^j \quad (1 \leq i \leq d)$$

は一意の解を持つことが示される.

$X_0 = x$ a.s. を満たす解を $(X_t^x)_t$ と書く.

この確率過程を用いて, ディリクレ問題の解の一意性を示す.

ディリクレ問題

任意の $f \in C^2(\mathbb{R}^d)$ に対し, 多次元版の伊藤の公式より

$$\begin{aligned} E[f(X_t^x)] &= f(x) + E\left[\sum_{j=1}^d \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x_j}(X_s^x) b_j(X_s^x) ds\right] \\ &\quad + \frac{1}{2} E\left[\sum_{i,j=1}^d \sum_{k=1}^d \int_0^t \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(X_s^x) \sigma_{ik}(X_s^x) \sigma_{jk}(X_s^x) ds\right] \\ &= f(x) + E\left[\int_0^t \left(\sum_{j=1}^d \frac{\partial f}{\partial x_j} b_j(X_s^x) + \sum_{i,j=1}^d \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} a_{ij}(X_s^x)\right) ds\right]. \end{aligned}$$

- ▶ 確率積分項はマルチンゲールなので, 期待値はゼロになる.
- ▶ さらに f が (5) の解となる時, 上式右辺第二項はゼロになる.

ディリクレ問題

停止時刻 τ を

$$\tau(\omega) = \inf\{t \geq 0 \mid X_t(\omega) \in \partial D\}$$

と定めると、上と同様に任意停止定理より、(5) の解 u に対し、

$$u(x) = E[u(X_\tau^x)] = E[\phi(X_\tau^x)].$$

これは (5) の解の一意性を意味する。

Feynman-Kac の公式

偏微分方程式：

$$\begin{cases} \frac{\partial u}{\partial t} = \sum_{i,j=1}^d a_{i,j}(x) \frac{\partial^2 u}{\partial x_i \partial x_j} + \sum_{i=1}^d b_i(x) \frac{\partial u}{\partial x_i} + Vu + g & (t > 0, x \in \mathbb{R}^d) \\ u(0, x) = f(x) & (x \in \mathbb{R}^d) \end{cases} \quad (6)$$

の解 $u = u(t, x)$ を考える．このような u を求める問題をコーシー問題という．

伊藤の公式を用いた議論からコーシー問題の解 u は先程の X_t^x に対して

$$u(t, x) = E \left[f(X_t^x) \exp \left(\int_0^t V(X_s^x) ds \right) + \int_0^t g(X_s^x) \exp \left(\int_0^s V(X_r^x) dr \right) ds \right]$$

を満たす．よってコーシー問題の一意性が成り立つ．

これを Feynman-Kac の公式という．

Feynman-Kac の公式

- ▶ 確率微分方程式と偏微分方程式の関係についての詳細は，
 - ▶ 舟木「確率微分方程式」5.4 節，5.6 節
 - ▶ Chapter 4 in Karatzas and Shreveを見よ.