

# 第10章 確率微分方程式

## 10.1 確率微分方程式の定義

定義 10.1  $\mu$  と  $\sigma$  を  $\mathbb{R} \times \mathbb{R}^+$  から  $\mathbb{R}$  への所与の関数としたとき，未知の確率過程  $\{X(t); t \in \mathbb{R}^+\}$  に関する方程式

$$dX(t) = \mu(X(t), t)dt + \sigma(X(t), t)dB(t) \quad (10.1)$$

を (拡散過程型) 確率微分方程式 (SDE: Stochastic Differential Equation) という。

定義 10.2 所与のブラウン運動  $\{B(s); s \in [0, t]\}$  に対して， $X(t)$ ,  $t \in \mathbb{R}^+$ ，が  $(t, \{B(s); s \in [0, t]\})$  の関数であり， $\int_0^t \mu(X(s), s)ds$  と  $\int_0^t \sigma(X(s), s)dB(s)$  が存在して

$$X(t) = \int_0^t \mu(X(s), s)ds + \int_0^t \sigma(X(s), s)dB(s). \quad (10.2)$$

を満たすとき， $X(t)$  は確率微分方程式 (10.1) の強解 (strong solution) であるという。

注 10.1 以下，本書では，強解を解と呼ぶ。確率微分方程式の解には，強解の他に弱解がある。本書では，弱解は扱わない。弱解とその性質などについては，例えば，Karatzas and Shreve (1991), Ikeda and Watanabe (1981)などを参照して欲しい。

## 10.2 線形確率微分方程式

定義 10.3  $\alpha, \beta, \gamma, \delta$  を見本路が連続な適合過程としたとき，確率微分方程式

$$dX(t) = (\alpha(t) + \beta(t)X(t))dt + (\gamma(t) + \delta(t)X(t))dB(t). \quad (10.3)$$

を線形確率微分方程式 (Linear SDE) と呼ぶ。

はじめに (10.3) において  $\alpha = \gamma = 0$  の場合について考える .

定理 10.1 線形確率微分方程式;

$$dX(t) = \beta(t)X(t)dt + \delta(t)X(t)dB(t). \quad (10.4)$$

の解は ,

$$X(t) = X(0) \exp \left( \int_0^t \left( \beta(s) - \frac{1}{2} \delta(s)^2 \right) ds + \int_0^t \delta(s) dB(s) \right). \quad (10.5)$$

証明  $Y = \{Y(t); t \in \mathbb{R}^+\}$  を

$$dY(t) = \beta(t)dt + \delta(t)dB(t)$$

で定義される伊藤過程とすると , (10.4) は ,

$$dX(t) = X(t)dY(t) \quad (10.6)$$

となる . (10.6) は ,  $Y$  の確率指数であるから , ???より

$$\begin{aligned} X(t) &= \mathcal{E}(Y)(t) \\ &= X(0) \exp \left( Y(t) - Y(0) - \frac{1}{2} [Y, Y](t) \right) \\ &= X(0) \exp \left( \int_0^t \beta(s) ds + \int_0^t \delta(s) dB(s) - \frac{1}{2} \int_0^t \delta(s)^2 ds \right) \\ &= X(0) \exp \left( \int_0^t \left( \beta(s) - \frac{1}{2} \delta(s)^2 \right) ds + \int_0^t \delta(s) dB(s) \right) \end{aligned}$$

□

例 10.1 線形確率微分方程式 ;

$$dX(t) = rX(t)dt + \sigma X(t)dB(t) \quad (10.7)$$

について考える . いまの場合 , (10.4) において ,  $\beta(t) = r$  ,  $\delta(t) = \sigma$  とした場合であるから , その解は次式で与えられる .

$$X(t) = X(0) \exp \left( \left( r - \frac{1}{2} \sigma^2 \right) t + \sigma B(t) \right). \quad (10.8)$$

□

次に (10.3) の解について考える .

定理 10.2 線形確率微分方程式 (10.3) の解は次式で与えられる .

$$X(t) = U(t) \left( X(0) + \int_0^t \frac{\alpha(s) - \delta(s)\gamma(s)}{U(s)} ds + \int_0^t \frac{\gamma(s)}{U(s)} dB(s) \right). \quad (10.9)$$

ただし , ここで

$$U(t) := \exp \left( \int_0^t \left( \beta(s) - \frac{1}{2} \delta(s)^2 \right) ds + \int_0^t \delta(s) dB(s) \right).$$

証明  $\{U(t); t \in \mathbb{R}^+\}$  と  $\{V(t); t \in \mathbb{R}^+\}$  を各々次の確率微分方程式の解とする .

$$\begin{aligned} dU(t) &= \beta(t)U(t)dt + \delta(t)U(t)dB(t), \quad U(0) = 1, \\ dV(t) &= a(t)dt + b(t)dB(t), \quad V(0) = X(0). \end{aligned}$$

このとき ,  $a$  と  $b$  を上手く定めることによって ,

$$dX(t) = d(U(t)V(t)) \quad (10.10)$$

とすることができれば , (10.3) の解は

$$X(t) = U(t)V(t)$$

で与えられることになる . 伊藤公式より ,

$$\begin{aligned} d(U(t)V(t)) &= V(t)dU(t) + U(t)dV(t) + dU(t)dV(t) \\ &= \beta(t)X(t)dt + \delta(t)X(t)dB(t) + a(t)U(t)dt + b(t)U(t)dB(t) \\ &\quad + b(t)\delta(t)U(t)dt \\ &= (a(t)U(t) + b(t)\delta(t)U(t) + \beta(t)X(t))dt \\ &\quad + (b(t)U(t) + \delta(t)X(t))dB(t). \end{aligned}$$

したがって , (10.10) を満たすには ,

$$b(t) := \frac{\gamma(t)}{U(t)}, \quad a(t) := \frac{\alpha(t) - \delta(t)\gamma(t)}{U(t)}$$

とすればよい .  $U(t)$  は , 定理 10.1 において  $X(t) = U(t)$  として (10.5) で与えられるので , 結局 , (10.3) の解は , (10.9) で与えられる .  $\square$

例 10.2  $a$  を適合的な連続過程として, SDE;

$$dX(t) = a(t)X(t)dt + dB(t) \quad (10.11)$$

の解を考える. いまの場合, (10.3) において,  $\beta(t) = a(t)$ ,  $\gamma(t) = 1$ ,  $\alpha(t) = \delta(t) = 0$  とした場合であるから,  $U(t) = e^{\int_0^t a(s)ds}$  として, (10.9) より,

$$X(t) = e^{\int_0^t a(s)ds} \left( X(0) + \int_0^t e^{-\int_0^u a(s)ds} dB(u) \right).$$

□

### 10.3 解の存在と一意性

定義 10.4 (強解の一意性) 確率微分方程式の任意の強解  $\xi_t, \tilde{\xi}_t, t \in [0, T]$ , が,

$$P \left\{ \sup_{t \in [0, T]} |\xi_t - \tilde{\xi}_t| > 0 \right\} = 0$$

となるとき, 解は一意であるという.

定理 10.3  $L_1, L_2$  を定数として, 可測関数  $a(t, x), b(t, x), (t, x) \in [0, T] \times \mathbb{R}$  が,

$$\begin{aligned} \text{Lipschitz 条件} : |a(t, x) - a(t, y)| + |b(t, x) - b(t, y)| &\leq L_1|x - y|, \\ t &\in [0, T], x, y \in \mathbb{R}, \end{aligned} \quad (10.12)$$

$$\begin{aligned} \text{増大条件} : |a(t, x)| + |b(t, x)| &\leq L_2(1 + |x|), \\ t &\in [0, T], x \in \mathbb{R} \end{aligned} \quad (10.13)$$

を満たすとする. また,  $\eta$  を  $\mathbb{E}[\eta^2] < \infty$  となる  $\mathcal{F}_0$ -可測な確率変数とする. このとき, SDE ;

$$dX(t) = a(t, x)dt + b(t, x)dB(t), \quad X(0) = \eta \quad (10.14)$$

の解  $X(t), t \in [0, T]$ , が一意存在し,

$$\int_0^T \mathbb{E}[X(t)^2]dt \leq \infty \quad (10.15)$$

を満たす.

定理 10.3 の証明に先立って，証明に必要な不等式を補題として示しておく．

**補題 10.1 (Gronwall の不等式)**  $u(t), v(t), w(t), t \in [0, T]$ ，を非負関数で，次式を満たすものとする．

$$u(t) \leq v(t) + \int_0^t w(s)u(s)ds, \quad t \in [0, T]. \quad (10.16)$$

このとき，次が成立する．

$$u(t) \leq v(t) + \int_0^t v(s)w(s) \exp \left\{ \int_s^t w(\zeta)d\zeta \right\} ds, \quad t \in [0, T]. \quad (10.17)$$

**証明**  $y(t) := \int_0^t w(s)u(s)ds$  とおくと，(10.16) より

$$y'(t) - w(t)y(t) \leq w(t)v(t). \quad (10.18)$$

また， $z(t) := y(t) \exp \left( - \int_0^t w(s)ds \right)$  とくおくと，(10.18) より，

$$z'(t) \leq v(t)w(t) \exp \left( - \int_0^t w(s)ds \right).$$

したがって， $z(0) = 0$  に注意すると，

$$z(t) \leq \int_0^t v(s)w(s) \exp \left( - \int_0^s w(\zeta)d\zeta \right) ds.$$

$z(t)$  の定義より，

$$y(t) \leq \int_0^t v(s)w(s) \exp \left( \int_s^t w(\zeta)d\zeta \right) ds.$$

さらに，ここで， $y(t)$  の定義と (10.16) より， $u(t) \leq v(t) + y(t)$  となることに注意すると，(10.17) を得る．  $\square$

**補題 10.2**  $f : [0, T] \times \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  を  $\int_0^T f_t^2 ds < \infty$  a.s. となる可予測過程とする．このとき，任意の  $\delta > 0$  と任意の  $\epsilon > 0$  に対して，次が成立する．

$$P \left( \sup_{t \in [0, T]} \left| \int_0^t f(s, \omega) dB(s) \right| > \epsilon \right) \leq \frac{\delta}{\epsilon^2} + P \left( \int_0^T f(s, \omega)^2 ds > \delta \right).$$

証明

$$\tau_\delta(\omega) := \begin{cases} \inf \left\{ t \in [0, T]; \int_0^t f(s, \omega)^2 ds \geq \delta \right\} & ; \int_0^T f(s, \omega)^2 ds \geq \delta \\ T & ; \int_0^T f(s, \omega)^2 ds < \delta \end{cases}$$

として,  $f_\delta(s, \omega) := f(s, \omega)1_{s \leq \tau_\delta(\omega)}$  とすると,

$$\mathbb{E} \left[ \left( \int_0^T f_\delta(s) dB(s) \right)^2 \right] = \int_0^T \mathbb{E} [f_\delta(s)^2] ds \leq \delta < \infty.$$

$$\left\{ \omega \in \Omega; \int_0^T f_\delta(s)^2 ds \leq \delta \right\} \subset \left\{ \omega \in \Omega; \sup_{t \in [0, T]} \left| \int_0^t (f(s) - f_\delta(s)) dB(s) \right| = 0 \right\}.$$

$$\left\{ \omega \in \Omega; \sup_{t \in [0, T]} \left| \int_0^t (f(s) - f_\delta(s)) dB(s) \right| > 0 \right\} \subset \left\{ \omega \in \Omega; \int_0^T f(s)^2 ds > \delta \right\}.$$

$$\begin{aligned} & P \left( \sup_{t \in [0, T]} \left| \int_0^t f(s) dB(s) \right| > \epsilon \right) \\ &= P \left( \sup_{t \in [0, T]} \left| \int_0^t f_\delta(s) dB(s) + \int_0^t (f(s) - f_\delta(s)) dB(s) \right| > \epsilon \right) \\ &\leq P \left( \sup_{t \in [0, T]} \left| \int_0^t f_\delta(s) dB(s) \right| > \epsilon \right) \\ &\quad + P \left( \sup_{t \in [0, T]} \left| \int_0^t (f(s) - f_\delta(s)) dB(s) \right| > 0 \right) \\ &\leq P \left( \sup_{t \in [0, T]} \left| \int_0^t f_\delta(s) dB(s) \right| > \epsilon \right) + P \left( \int_0^T f(s)^2 ds > \delta \right) \\ &\leq \frac{1}{\epsilon^2} \mathbb{E} \left[ \left( \int_0^T f_\delta(s) dB(s) \right)^2 \right] + P \left( \int_0^T f(s)^2 ds > \delta \right) \\ &\quad (\text{定理??の不等式}) \\ &\leq \frac{\delta}{\epsilon^2} + P \left( \int_0^T f(s)^2 ds > \delta \right). \end{aligned}$$

□

**定理 10.3 の証明** はじめに一意性を示す .  $\xi := \{\xi_t; t \in [0, T], \xi_0 = \eta\}$  と  $\tilde{\xi} := \{\tilde{\xi}_t; t \in [0, T], \tilde{\xi}_0 = \eta\}$  を (10.14) の解とすると ,

$$\xi_t - \tilde{\xi}_t = \int_0^t (a(s, \xi_s) - a(s, \tilde{\xi}_s))ds + \int_0^t (b(s, \xi_s) - b(s, \tilde{\xi}_s))dB(s).$$

よって , (10.12) より ,

$$\begin{aligned} & \mathbb{E} \left[ \left( \xi_t - \tilde{\xi}_t \right)^2 \right] \\ & \leq 2T \int_0^t \mathbb{E} \left[ \left( a(s, \xi_s) - a(s, \tilde{\xi}_s) \right)^2 + \left( b(s, \xi_s) - b(s, \tilde{\xi}_s) \right)^2 \right] ds \\ & \leq 2L_1^2 T \int_0^t \mathbb{E} \left[ (\xi_s - \tilde{\xi}_s)^2 \right] ds.^1 \end{aligned} \quad (10.19)$$

ここで , 補題 10.1 の Gronwall の不等式を (10.19) に適用すると ,

$$\mathbb{E} \left[ (\xi_t - \tilde{\xi}_t)^2 \right] = 0.$$

$(\xi_t - \tilde{\xi}_t)^2 = 0$  a.s . 以上により , 一意性が示された .

次に存在性を示す .

$$\begin{aligned} \xi_t^{(0)} &:= \eta, \\ \xi_t^{(n)} &:= \eta + \int_0^t a(s, \xi_s^{(n-1)})ds + \int_0^t b(s, \xi_s^{(n-1)})dB_s, \quad n \in \mathbb{N} \end{aligned} \quad (10.20)$$

とする .

(10.20) と (10.13) より ,

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \left[ \left( \xi_t^{(1)} - \xi_t^{(0)} \right)^2 \right] &\leq 2T \int_0^t \mathbb{E} \left[ a(s, \xi_s^{(0)})^2 + b(s, \xi_s^{(0)})^2 \right] ds \\ &\leq 2L_2^2 T \int_0^t \mathbb{E} \left[ (1 + |\eta|)^2 \right] ds \leq Lt. \end{aligned}$$

ただし , ここで ,  $L := 2 \max\{L_1^2 T, L_2^2 T \mathbb{E}[(1 + |\eta|)^2]\}$  とした .

---

<sup>1</sup>最初の不等式には ,  $(x + y)^2 \leq 2(x^2 + y^2)$ ,  $\forall x, y \in \mathbb{R}$ , 及び Schwartz の不等式と伊藤の等長性を用いた .

(10.20) と (10.12) より ,

$$\begin{aligned}
& \mathbb{E} \left[ \left( \xi_t^{(n+1)} - \xi_t^{(n)} \right)^2 \right] \\
& \leq 2T \int_0^t \mathbb{E} \left[ \left( a(s, \xi_s^{(n)}) - a(s, \xi_s^{(n-1)}) \right)^2 + \left( b(s, \xi_s^{(n)}) - b(s, \xi_s^{(n-1)}) \right)^2 \right] ds \\
& \leq 2L_1^2 T \int_0^t \mathbb{E} \left[ \left( \xi_s^{(n)} - \xi_s^{(n-1)} \right)^2 \right] ds \\
& \leq L \int_0^t \mathbb{E} \left[ \left( \xi_s^{(n)} - \xi_s^{(n-1)} \right)^2 \right] ds.
\end{aligned}$$

これより , 帰納的に ,

$$\mathbb{E} \left[ \left( \xi_t^{(n+1)} - \xi_t^{(n)} \right)^2 \right] \leq \frac{(Lt)^{n+1}}{(n+1)!}, \quad n \in \mathbb{N} \quad (10.21)$$

となる . また ,

$$\begin{aligned}
\sup_{t \in [0, T]} \left| \xi_t^{(n+1)} - \xi_t^{(n)} \right| & \leq \left| \int_0^T a(s, \xi_s^{(n)}) - a(s, \xi_s^{(n-1)}) ds \right| \\
& \quad + \sup_{t \in [0, T]} \left| \int_0^t [b(s, \xi_s^{(n)}) - b(s, \xi_s^{(n-1)})] dB_s \right|.
\end{aligned}$$

が成立することに注意すると ,

$$\begin{aligned}
& P \left\{ \sup_{t \in [0, T]} \left| \xi_t^{(n+1)} - \xi_t^{(n)} \right| > 2^{-n} \right\} \\
& \leq P \left\{ \left( \int_0^T (a(s, \xi_s^{(n)}) - a(s, \xi_s^{(n-1)})) ds \right)^2 > 2^{-2n-2} \right\} \\
& \quad + P \left\{ \sup_{t \in [0, T]} \left( \int_0^t [b(s, \xi_s^{(n)}) - b(s, \xi_s^{(n-1)})] dB_s \right)^2 > 2^{-2n-2} \right\}.
\end{aligned}$$

を得る<sup>2</sup> . ここで , 上の不等式右辺第 1 項と第 2 項に各々 , Chebychev の

---

<sup>2</sup> $\{(x, y) \in \mathbb{R}^2; x + y > \alpha\} \subset \{(x, y) \in \mathbb{R}^2; x > \frac{\alpha}{2}\} \cup \{(x, y) \in \mathbb{R}^2; y > \frac{\alpha}{2}\}, \forall \alpha \in \mathbb{R},$   
を用いた .



不等式と定理??の不等式を用いると ,

$$\begin{aligned}
& P \left\{ \sup_{t \in [0, T]} \left| \xi_t^{(n+1)} - \xi_t^{(n)} \right| > 2^{-n} \right\} \\
& \leq 2^{2(n+1)} T \int_0^T \mathbb{E} \left[ \left( a(s, \xi_s^{(n)}) - a(s, \xi_s^{(n-1)}) \right)^2 + \left( b(s, \xi_s^{(n)}) - b(s, \xi_s^{(n-1)}) \right)^2 \right] ds \\
& \leq 2^{2(n+1)} L_1^2 T \int_0^T \mathbb{E} \left[ \left( \xi_s^{(n)} - \xi_s^{(n-1)} \right)^2 \right] ds.
\end{aligned}$$

したがって , (10.21) より ,

$$P \left\{ \sup_{t \in [0, T]} \left| \xi_t^{(n+1)} - \xi_t^{(n)} \right| > 2^{-n} \right\} \leq c \int_0^T \frac{(4Lt)^n}{n!} dt = c \frac{(4LT)^{n+1}}{(n+1)!}.$$

ただし , ここで  $c := 4L_1^2 T$  とした . これより ,

$$\sum_{n=0}^{\infty} P \left\{ \sup_{t \in [0, T]} \left| \xi_t^{(n+1)} - \xi_t^{(n)} \right| > 2^{-n} \right\} \leq c \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(4LT)^{n+1}}{(n+1)!} = c(e^{4LT} - 1) < \infty$$

となるので , Borel-Cantelli の補題より ,  $\{\xi_t^{(n)}; n \in \mathbb{N}\}$  は , a.s. で  $t, t \in [0, T]$  , に関して一様に

$$\xi_t = \xi_t^{(0)} + \sum_{n=0}^{\infty} \left( \xi_t^{(n+1)} - \xi_t^{(n)} \right)$$

に収束する .

続いて ,  $\xi = \{\xi_t; t \in [0, 1]\}$  が (10.14) の解であることを示す .

(10.12) より ,

$$\begin{aligned}
\left| \int_0^t [a(s, \xi_s^{(n)}) - a(s, \xi_s)] ds \right|^2 & \leq L_1^2 T \int_0^t |\xi_s - \xi_s^{(n)}|^2 ds \\
& \leq L_1^2 T t \sup_{t \in [0, t]} \left\{ |\xi_s^{(n)} - \xi_s|^2 \right\}. \quad (10.22)
\end{aligned}$$

同様に，補題 10.2 と (10.12) より，任意の  $\delta > 0$  と  $\epsilon > 0$  に対して，

$$\begin{aligned}
& P \left\{ \left| \int_0^t [b(s, \xi_s^{(n)}) - b(s, \xi_s)] dB(s) \right| > \epsilon \right\} \\
& \leq \frac{\delta}{\epsilon^2} + P \left\{ \int_0^t [b(s, \xi_s^{(n)}) - b(s, \xi_s)]^2 ds > \delta \right\} \\
& \leq \frac{\delta}{\epsilon^2} + P \left\{ L_1^2 T \int_0^t |\xi_s - \xi_s^{(n)}|^2 ds > \delta \right\} \\
& \leq \frac{\delta}{\epsilon^2} + P \left\{ L_1^2 T t \sup_{t \in [0, t]} \left\{ |\xi_t^{(n)} - \xi_t|^2 \right\} > \delta \right\}. \quad (10.23)
\end{aligned}$$

ここで，

$$P \left\{ \sup_{t \in [0, 1]} \left\{ |\xi_t^{(n)} - \xi_t|^2 \right\} > \delta \right\} \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty)$$

となることから，(10.22) と (10.23) より，

$$\left[ \xi_t - \xi_t^{(n+1)} \right] + \int_0^t [a(s, \xi_s^{(n)}) - a(s, \xi_s)] ds + \int_0^t [b(s, \xi_s^{(n)}) - b(s, \xi_s)] dB(s)$$

は， $n \rightarrow \infty$  としたとき，ゼロに確率収束する．

最後に， $\int_0^T \mathbb{E} [(\xi_t)^2] dt \leq \infty$  が成立することを示す．(10.13) より，

$$\begin{aligned}
\mathbb{E} \left[ \left( \xi_t^{(n+1)} \right)^2 \right] & \leq 3 \left\{ \mathbb{E}[\eta^2] + T \int_0^t \mathbb{E} [a(s, \xi_s^{(n)})^2 + b(s, \xi_s^{(n)})^2] ds \right\} \\
& \leq 3\mathbb{E}[\eta^2] + 6L_2^2 T \int_0^t \left[ 1 + \mathbb{E} \left[ \left( \xi_s^{(n)} \right)^2 \right] \right] ds \\
& \leq 3(1 + \mathbb{E}[\eta^2]) + 6L_2^2 T \int_0^t \left[ 1 + \mathbb{E} \left[ \left( \xi_s^{(n)} \right)^2 \right] \right] ds - 1.
\end{aligned}$$

これより， $L = 6L_2^2 T$  として，帰納的に

$$\mathbb{E} \left[ \left( \xi_t^{(n+1)} \right)^2 \right] \leq 3(1 + \mathbb{E}[\eta^2])e^{Lt} - 1$$

となることが示せる．したがって，Fatou の補題より，

$$\begin{aligned}
\int_0^T \mathbb{E}[\xi_t^2] dt & \leq 3(1 + \mathbb{E}[\eta^2]) \int_0^T e^{Lt} dt - T \\
& = 3(1 + \mathbb{E}[\eta^2]) \frac{e^{LT} - 1}{L} - T < \infty
\end{aligned}$$

□

## 10.4 マルチンゲールと Dynkin 公式 , Feynman-Kac 公式

以下 , 本節では , 確率過程  $X = \{X(t); t \geq 0\}$  を確率微分方程式 (10.1) の解とする .

定義 10.5  $f \in C^{2,1}$  に対する  $X$  に関する生成作用素  $\mathcal{L}_t$  を次で定義する .

$$\mathcal{L}_t f(x, t) = (L_t f)(x, t) = \frac{1}{2} \sigma^2(x, t) \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, t) + \mu(x, t) \frac{\partial f}{\partial x}(x, t) \quad (x, t) \in \mathbb{R}^2. \quad (10.24)$$

10.25 の  $\mathcal{L}_t$  を Dynkin 作用素 (Dynkin Operator) と呼ぶ .

Dynkin 作用素  $\mathcal{L}_t$  を用いれば , 伊藤公式は , 次の定理にあるようにコンパクトに表現できる .

定理 10.4 (伊藤公式)  $f \in C^{2,1}$  に対して , 次が成立する .

$$df(X(t), t) = \left( \mathcal{L}_t f + \frac{\partial f}{\partial t} \right) (X(t), t) dt + \frac{\partial f}{\partial x}(X(t), t) \sigma(X(t), t) dB(t). \quad (10.25)$$

定理 10.5  $X = \{X(t); t \geq 0\}$  は定理 10.3 の条件を満たすとする . また  $f \in C^{2,1}$  は ,  $\frac{\partial f}{\partial x}$  が有界であるとする . このとき ,

$$M_f(t) := f(X(t), t) - \int_0^t \left( \mathcal{L}_u f + \frac{\partial f}{\partial t} \right) (X(u), u) du \quad (10.26)$$

で定義される  $\{M_f(t); t \in [0, T]\}$  は , マルチンゲールとなる .

証明 伊藤公式から

$$M_f(t) = f(X(0), 0) + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x}(X(u), u) \sigma(X(u), u) dB(u).$$

また , 所与の仮定から  $\exists K_1 \in \mathbb{R}; \left( \frac{\partial f}{\partial x}(x, u) \right)^2 < K_1$ . したがって ,

$$\int_0^T \mathbb{E} \left[ \left( \frac{\partial f}{\partial x}(X(u), u) \sigma(X(u), u) \right)^2 \right] du \leq K_1 \int_0^T \mathbb{E} [\sigma(X(u), u)^2] du. \quad (10.27)$$

増大条件より,  $\exists K \in \mathbb{R}$ ;

$$K_1 \int_0^T \mathbb{E} [\sigma(X(u), u)^2] du \leq 2K_1 K^2 \int_0^T (1 + \mathbb{E}[X(u)^2]) du.$$

さらに定理 10.3 より,  $\int_0^T \mathbb{E}[X(u)^2] du < \infty$  となるから, 結局, (10.27) の左辺は有限となり, 定理??より,  $\{M_f(t); t \in [0, T]\}$  は, マルチンゲールとなる.  $\square$

**定理 10.6**  $X = \{X(t); t \geq 0\}$  は定理 10.3 の条件を満たすとする. このとき,  $\mathbb{E}[\exp(\lambda|X(0)|)] < \infty$ ,  $\forall \lambda \in \mathbb{R}$  ならば,  $\mathbb{E}[\exp(\lambda|X(t)|)] < \infty$ ,  $\forall t \in [0, T]$  となる. また, 任意の  $t \in [0, T]$  と  $f(x, t) \in C^{2,1}$  に対して,

$$\exists c_t, k_t \in \mathbb{R}; \quad \max \left\{ \left| \frac{\partial f(x, u)}{\partial t} \right|, \left| \frac{\partial f(x, u)}{\partial x} \right|, \left| \frac{\partial^2 f(x, u)}{\partial x^2} \right| \right\} \leq c_t e^{k_t |x|}, \\ \forall (x, u) \in \mathbb{R} \times [0, t] \quad (10.28)$$

が成立するならば, (10.26) で定義される  $\{M_f(t); t \in [0, T]\}$  は, マルチンゲールとなる.

**証明**  $X(t) = B(t)$  の場合についてのみ証明する<sup>3</sup>. いまの場合,  $B(t) \sim N(0, t)$  であるから,

$$\mathbb{E}[\exp(\lambda|X(t)|)] = \mathbb{E}[\exp(\lambda|B(t)|)] < \infty, \quad (\lambda, t) \in \mathbb{R} \times [0, T]. \quad (10.29)$$

また, 伊藤公式より,

$$M_f(t) = f(B(0), 0) + \int_0^t \frac{\partial f}{\partial x}(B(u), u) dB(u).$$

(10.28) より,

$$\mathbb{E} \left[ \left( \frac{\partial f(B(u), u)}{\partial x} \right)^2 \right] \leq c_t^2 \mathbb{E} [e^{2k_t |B(u)|}], \quad \forall (x, u) \in \mathbb{R} \times [0, t]$$

となるが, (10.29) より, 上式右辺は有限となる. したがって,

$$\int_0^T \mathbb{E} \left[ \left( \frac{\partial f(B(u), u)}{\partial x} \right)^2 \right] du < \infty \quad (10.30)$$

となる. あとは, 定理 10.5 の証明と同様にして題意が成立することが示せる.  $\square$

定理 10.4-定理 10.6 より, 次の 2 つの系が成立する.

---

<sup>3</sup>より一般的な場合については, Pinsky(1995) の Theorem 1.6.3 を参照.

系 10.1  $f \in C^{2,1}$  が, 定理 10.5 もしくは定理 10.6 の仮定を満たし, 次式を満たすとする .

$$\mathcal{L}_t f(x, t) + \frac{\partial f}{\partial t} = 0. \quad (10.31)$$

このとき,  $\{f(X(t), t); t \in [0, T]\}$  は, マルチンゲールとなる .

定義 10.6  $f \in C^{2,1}$  の方程式 (10.31) を Kolmogorov の後退方程式 (backward equation) という .

系 10.2 (Dynkin 公式)  $f \in C^{2,1}$  が, 定理 10.5 もしくは定理 10.6 の仮定を満たすならば, 次式が成立する .

$$\mathbb{E}[f(X(t), t)] = f(X(0), 0) + \mathbb{E} \left[ \int_0^t \left( \mathcal{L}_u f + \frac{\partial f}{\partial t} \right) (X(u), u) du \right], \quad t \in [0, T]. \quad (10.32)$$

注 10.2 系 10.2 において,  $t$  を有界な停止時  $\tau \in [0, T]$  に置き換えても, (10.32) は成立する . このことは, 任意抽出定理を用いて証明できる .

例 10.3  $X(t) = B(t)$  とすると,  $\mathcal{L}_t f(x) = \frac{1}{2} f''(x)$ . このとき後退方程式の解は,  $f(x) = ax + b$ ,  $a, b \in \mathbb{R}$ , であるから, 系 10.1 より  $f(B(t)) = aB(t) + b$  は, マルチンゲールとなる . このことは,  $\{B(t); t \geq 0\}$  がマルチンゲールであることから, 自明である .  $\square$

例 10.4  $X(t) = B(t)$  とし,  $f(x, t) = \exp(x - \frac{1}{2}t)$  とする . このとき,

$$\frac{1}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, t) + \frac{\partial f}{\partial t}(x, t) = 0$$

であるから, 系 10.1 より,

$$\left\{ \exp \left( B(t) - \frac{1}{2}t \right); t \geq 0 \right\} \quad (10.33)$$

は, マルチンゲールとなる . (10.33) は  $\{B(t); t \geq 0\}$  の指数マルチンゲールである .  $\square$

例 10.5  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  を連続な関数として,  $X(t) := \int_0^t g(s) dB(s)$ ,  $t \in [0, T]$ , とする . このとき,  $X(t) \sim N \left( 0, \int_0^t g(s)^2 ds \right)$  であることを示す .

いま,  $u \in \mathbb{R}$  として,  $f(x, t) := e^{ux}$ ,  $(x, t) \in \mathbb{R}$ , とする. このとき, Dynkin の公式より,

$$\mathbb{E} [e^{uX(t)}] = 1 + \frac{1}{2}u^2 \int_0^t g(s)^2 \mathbb{E} [e^{uX(s)}] ds.$$

ここで,  $h(t) := \mathbb{E} [e^{uX(t)}]$  とおき,  $t$  で微分すると,

$$h'(t) = \frac{1}{2}u^2 g(t)^2 h(t), \quad h(0) = 1.$$

この微分方程式を解くと,  $\mathbb{E} [e^{uX(t)}] = h(t) = e^{\frac{1}{2}u^2 \int_0^t g(s)^2 ds}$ . したがって, 積率母関数の一意性から  $X(t) \sim N\left(0, \int_0^t g(s)^2 ds\right)$ .  $\square$

定理 10.7  $f \in C^{2,1}$  が, 定理 10.5 もしくは定理 10.6 の仮定を満たし, 次の後退方程式の解であるとする.

$$\mathcal{L}_t f(x, t) + \frac{\partial f}{\partial t}(x, t) = 0, \quad f(x, T) = g(x).$$

このとき, 次が成立する.

$$f(x, t) = \mathbb{E} [g(X(t)) | X(t) = x]. \quad (10.34)$$

証明 系 10.1 より,  $\{f(X(t), t); t \in [0, T]\}$  はマルチンゲールとなるので,

$$f(x, t) = \mathbb{E} [f(X(T), T) | \mathcal{F}_t] = \mathbb{E} [g(X(T)) | \mathcal{F}_t].$$

さらに,  $\{X(t); t \geq 0\}$  がマルコフ過程であることに注意すると, (10.34) を得る.  $\square$

定理 10.8 (Feynman-Kac 公式)  $r(x, t)$ ,  $g(x)$  を有界な関数として,

$$\mathcal{L}_t f(x, t) + \frac{\partial f}{\partial t}(x, t) = r(x, t) f(x, t), \quad f(x, T) = g(x). \quad (10.35)$$

に, 解が存在するとする. このとき, (10.35) の解は, 次式によって, 一意に与えられる.

$$C(x, t) = \mathbb{E} \left[ e^{-\int_t^T r(X(u), u) du} g(X(T)) \middle| X(t) = x \right]. \quad (10.36)$$

証明 <sup>4</sup>伊藤公式より ,

$$df(X(t), t) = \left( \frac{\partial f}{\partial t}(X(t), t) + \mathcal{L}_t f(X(t), t) \right) dt + \frac{\partial f}{\partial x}(X(t), t) \sigma(X(t), t) dB(t).$$

(10.35) より ,

$$df(X(t), t) = r(X(t), t) f(X(t), t) dt + \frac{\partial f}{\partial x}(X(t), t) \sigma(X(t), t) dB(t). \quad (10.37)$$

ここで ,  $f(X(t), t) e^{\int_t^T r(X(u), u) du}$  に伊藤の公式を適用すると ,

$$\begin{aligned} & d \left( f(X(t), t) e^{\int_t^T r(X(u), u) du} \right) \\ &= f(X(t), t) e^{\int_t^T r(X(u), u) du} (-r(X(t), t) dt \\ &\quad + e^{\int_t^T r(X(u), u) du} df(X(t), t)). \end{aligned}$$

上式右辺第 2 項に (10.37) を代入して

$$\begin{aligned} & d \left( f(X(t), t) e^{\int_t^T r(X(u), u) du} \right) \\ &= e^{\int_t^T r(X(u), u) du} \frac{\partial f}{\partial x}(X(t), t) \sigma(X(t), t) dB(t). \end{aligned}$$

よって ,

$$\begin{aligned} f(X(T), T) &= f(X(t), t) e^{\int_t^T r(X(u), u) du} \\ &\quad + \int_t^T e^{\int_s^T r(X(u), u) du} \frac{\partial f}{\partial x}(X(s), s) \sigma(X(s), s) dB(s). \end{aligned}$$

上式の両辺に  $e^{-\int_t^T r(X(u), u) du}$  を掛けて

$$\begin{aligned} & f(X(T), T) e^{-\int_t^T r(X(u), u) du} \\ &= f(X(t), t) \\ &\quad + \int_t^T e^{-\int_t^s r(X(u), u) du} \frac{\partial f}{\partial x}(X(s), s) \sigma(X(s), s) dB(s). \end{aligned}$$

$r$  の有界性より , 上式右辺第 2 項が , マルチンゲールとなることから ,

$$\begin{aligned} & \mathbb{E} \left[ e^{-\int_t^T r(X(u), u) du} g(X(T)) \middle| X(t) = x \right] \\ &= \mathbb{E} \left[ e^{-\int_t^T r(X(u), u) du} f(X(T), T) \middle| X(t) = x \right] \\ &= f(X(t), t). \end{aligned}$$

□

---

<sup>4</sup>略証のみにとどめる . 詳しくは , ? 参照 .