

確率微分方程式に対する大偏差原理とその応用

The large deviation principle for stochastic differential equations and its applications

○松本 勇樹

\*Yuki Matsumoto<sup>1</sup>

Abstract: In this article, we introduce the large deviation principle for stochastic differential equations, and explain an exit problem as its application.

1. 導入

$\omega$  を  $d$  次元 Brown 運動とし,  $b: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^d$ ,  $\sigma: \mathbb{R}^{2d} \rightarrow \mathbb{R}^{2d}$  は有界で, Lipchitz 連続であるとする. このとき  $x \in \mathbb{R}^d$ ,  $\varepsilon > 0$  に対し, 次の  $d$  次元確率微分方程式

$$dx_t = b(x_t)dt + \sqrt{\varepsilon}\sigma(x_t)d\omega_t, x_0 = x$$

は一意的な解  $X^{\varepsilon,x}$  をもつ. ここで, 常微分方程式

$$dx_t = b(x_t)dt, x_0 = 0$$

の解を  $X^x$  とおくと,  $\varepsilon \rightarrow 0$  のとき  $X^{\varepsilon,x}$  は, 時間幅  $T$  を決めるごとに  $X^x$  に様に確率収束する. すなわち, 任意の  $\delta > 0$  に対し次が成り立つ.

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} P \left( \sup_{t \in [0, T]} |X_t^{\varepsilon,x} - X_t^x| \geq \delta \right) = 0 \quad (1)$$

この収束の詳細な情報を与えるのが大偏差原理である.

本講演では,  $x^{\varepsilon,x}$  に関する大偏差原理と, その応用としての脱出時刻の極限について概説する.

2. 大偏差原理

$X$  を距離空間とし,  $\{Q_\varepsilon\}_{\varepsilon>0}$  を  $\mathcal{B}(X)$  上の確率測度の族とする. このとき大偏差原理とは, 任意の  $A \in \mathcal{B}(X)$  に対し  $Q_\varepsilon(A)$  の  $\varepsilon \rightarrow 0$  での指数的評価を与えるものである. 実際の定義は次のようになる.

**定義 1**  $I: X \rightarrow [0, \infty]$  とする. 任意の  $\alpha < \infty$  に対し  $I^{-1}([0, \alpha])$  がコンパクト集合となるとき,  $I$  はよい速度関数であるという. さらに次の 2 つの評価が成り立つとき,  $I$  をよい速度関数として  $\{Q_\varepsilon\}$  に対する大偏差原理が成り立つ, という.

上からの評価  $F$  を  $X$  上の閉集合とすると, 次が成り立つ.

$$\limsup_{\varepsilon \rightarrow 0} \varepsilon \log Q_\varepsilon(F) \leq - \inf_{x \in F} I(x)$$

下からの評価  $U$  を  $X$  上の開集合とすると, 次が成り立つ.

$$\liminf_{\varepsilon \rightarrow 0} \varepsilon \log Q_\varepsilon(U) \geq - \inf_{x \in U} I(x)$$

$I$  をよい速度関数として  $\{Q_\varepsilon\}$  に対する大偏差原理が成り立つとき, 任意の  $A \in \mathcal{B}(X)$  に対し次が成り立つ.

$$\liminf_{\varepsilon \rightarrow 0} \varepsilon \log Q_\varepsilon(\overset{\circ}{A}) \leq Q_\varepsilon(A) \leq \limsup_{\varepsilon \rightarrow 0} \varepsilon \log Q_\varepsilon(\bar{A})$$

$X^{\varepsilon,x}$  に対する大偏差原理について述べる. 任意の  $T > 0$  に対し,  $\|f\|_T = \max_{t \in [0, T]} |f_t|$  は  $C([0, T])$  上のノルムとなる.

ここで  $x \in \mathbb{R}^d$ ,  $f \in C([0, T])$  に対し

$$I_{x,T}(f) = \inf \left\{ \frac{1}{2} \int_0^t |g_s|^2 ds; g \in L^2([0, T], \mathbb{R}^d), \right. \\ \left. f_t = x + \int_0^t b(g_s) ds + \int_0^t \sigma(g_s) ds, \right. \\ \left. t \in [0, T] \right\}$$

と定めると, 次が成り立つ.

**定理 2** (Friedlin-Wentzell の定理, [1], Theorem 5.6.7)  $T > 0$ ,  $x \in \mathbb{R}^d$  を任意にとって固定し,  $\varepsilon > 0$  に対し  $(x_t^{\varepsilon,x})_{t \in [0, T]}$  の  $C([0, T])$  への分布を  $Q_\varepsilon$  とおく. このとき  $I_{x,T}$  をよい速度関数として  $\{Q_\varepsilon\}$  に対する大偏差原理が成り立つ.

この定理より,  $T, \delta > 0$ ,  $x \in \mathbb{R}^d$  を任意にとって固定し  $F = \{f \in C([0, T]); \|f - X^x\|_T \geq \delta\}$  とおくと

$$\limsup_{\varepsilon \rightarrow 0} \varepsilon \log P \left( \sup_{t \in [0, T]} |X_t^{\varepsilon,x} - X_t^x| \geq \delta \right) \leq - \inf_{f \in F} I_{x,T}(f)$$

が成り立つことがわかる. この事実から, (1) の収束は  $I_{x,T}$  に依存する指数的収束となることがわかる.

$x = 0$ ,  $b \equiv 0$ ,  $\sigma \equiv 1$  のときの定理 2 が Schilder の定理 [2] である. この証明と同様に, 時間方向について離散化したもので  $X^{\varepsilon,x}$  を近似し (Wong-Zakai 近似), 離散化したものに対しての解析を経ることで, 定理 2 は示される.

3. 脱出問題

$G$  を  $\mathbb{R}^d$  上の有界開集合とし,  $\varepsilon > 0$ ,  $x \in \mathbb{R}^d$  に対し  $\tau_{\varepsilon,x} = \inf\{t \geq 0; X_t^{\varepsilon,x} \in \partial G\}$ ,  $Y^{\varepsilon,x} = X_{\tau_{\varepsilon,x}}^{\varepsilon,x}$  とおく.  $\tau_{\varepsilon,x}$

1: 日大理工・院(前)・数学

は  $X^{\varepsilon, x}$  の  $\partial G$  への到達時刻, つまり  $G$  からの脱出時刻を意味している. ここでは  $\tau_{\varepsilon, x}$  の  $\varepsilon \rightarrow 0$  での挙動を論じる.  $\tilde{x} \in G$  とし, 次の2つの仮定が成り立つ状況を考える.

**仮定 1** 任意の  $x \in G, t > 0$  に対し  $X_t^x \in G$  となる.

**仮定 2** 任意の  $x \in \bar{G}$  に対し  $\lim_{t \rightarrow \infty} X_t^x = \tilde{x}$  となる.

このとき  $X^x$  は  $G$  内にとどまりながら  $\tilde{x}$  に近づいていく. 一方  $a \equiv \sigma^t \sigma$  とおくと, 次が成り立つ.

**定理 3** ([2], 命題 5.15) 定数  $c > 0$  が存在し

$$\sum_{i,j=1}^d a_{ij}(x) \xi_i \xi_j \geq c |\xi|^2 \quad x \in G, \xi \in \mathbb{R}^d \quad (2)$$

が成り立つと仮定する. このとき任意の  $x \in G, \varepsilon > 0$  に対し  $P(\tau_{\varepsilon, x} < \infty) = 1$  が成り立つ.

つまり, (2) および仮定 1, 2 が成り立つとき,  $X^x$  は絶対に  $\partial G$  に到達しないが,  $X^{\varepsilon, x}$  は確率 1 で  $\partial G$  に到達することがわかる. この状況下では,  $X^x$  だけでは  $\tau_{\varepsilon, x}$  についての情報は得られない. しかし定理 2 を用いると,  $\tau_{\varepsilon, x}$  の  $\varepsilon \rightarrow 0$  での挙動についての詳細な情報が得られる.

$x, y \in \mathbb{R}^d$  に対し

$$V(x, y, t) = \inf \{ I_{x,t}(f); f \in C([0, t]), f_t = y \}, \quad t > 0$$

$$V(x, y) = \inf_{t > 0} V(x, y, t)$$

と定め  $\bar{V} = \inf_{z \in \partial G} V(\tilde{x}, z, t)$  とおく. この下で仮定を並べる.

**仮定 3**  $\bar{V} < \infty$

**仮定 4**  $\rho > 0$  に対し

$$D_\rho = \{ (x, y) \in \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d; |x - z| + |y - z| \leq \rho \text{ を満たす } z \in \partial G \cup \{\tilde{x}\} \text{ が存在する} \}$$

とおく. この下で, 以下を満たす  $M, \tilde{\rho} > 0, T : (0, \tilde{\rho}] \rightarrow [0, \infty)$  ( $T(\rho) \rightarrow 0$  ( $\rho \rightarrow 0$ )) が存在する: 任意の  $\rho \in (0, \tilde{\rho}]$ ,  $(x, y) \in D_\rho$  に対し, 以下を満たす  $B([0, \infty))$ -可測関数  $u$  が存在する.

$$1. \sup_{t \geq 0} u_t \leq M$$

$$2. d\psi_t = b(\psi_t)dt + \sigma(\psi_t)u_t dt, \quad \psi_0 = x$$

の解を  $\psi^x$  とおくと  $\psi_{T(\rho)}^x = y$  となる.

定理 2 を用いると次が得られる.

**定理 4** ([1], Theorem 5.7.11) 仮定 1~4 が成り立つとすると, 以下が成り立つ.

1. 任意の  $x \in G$  に対し

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \varepsilon \log E[\tau_{\varepsilon, x}] = \bar{V}$$

が成り立つ. さらに任意の  $\delta > 0$  に対し次が成り立つ.

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} P\left(\exp\left(\frac{\bar{V} - \delta}{\varepsilon}\right) < \tau_{\varepsilon, x} < \exp\left(\frac{\bar{V} + \delta}{\varepsilon}\right)\right) = 1$$

2.  $\partial G$  上の閉集合  $N$  は  $\inf_{z \in N} V(0, z) > \bar{V}$  を満たすとする. このとき任意の  $x \in G$  に対し,  $\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} P(Y^{\varepsilon, x} \in N) = 0$  となる. 特に, 任意の  $z \in \partial G \setminus \{z^*\}$  に対し  $V(0, z^*) < V(0, z)$  となる,  $z^* \in \partial G$  が存在するとき, 任意の  $x \in G, \delta > 0$  に対し次が成り立つ.

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} P(|Y^{\varepsilon, x} - z^*| < \delta) = 1 \quad (3)$$

4. 脱出時刻での値

ここでは  $Y^{\varepsilon, x}$  の  $\varepsilon \rightarrow 0$  での挙動を論じる.

**定理 5** ([2], 定理 5.14) (2) が成り立つとし,  $\sigma, b$  の各成分は  $G$  で  $C^1$  級であるとする. また  $f \in C^3(\partial G)$  とし,  $\partial G$  は  $C^3$  級であるとする. また任意の  $\varepsilon > 0$  に対し, 微分作用素  $A_\varepsilon$  を

$$A_\varepsilon \varphi(x) = \frac{\varepsilon}{2} \sum_{i,j} a_{ij}(x) \frac{\partial^2 \varphi}{\partial x_i \partial x_j}(x) + \sum_{i=1}^d b_i(x) \frac{\partial \varphi}{\partial x_i}(x)$$

と定める. このとき *Dirichlet* 問題

$$A_\varepsilon u(x) = 0, \quad x \in G$$

$$u(x) = f(x), \quad x \in \partial G$$

は  $C^2(G) \cap C(\bar{G})$  の範囲で一意的な解  $u^\varepsilon$  をもつ. さらに任意の  $x \in G$  に対し,  $X^{\varepsilon, x}$  の  $C([0, \infty))$  への分布に対する期待値を  $E_x$  とおくと, 次が成り立つ.

$$u^\varepsilon(x) = E_x[f(Y^{\varepsilon, x})] \quad (4)$$

定理 4 の (3), 定理 5 の (4) を合わせると, 定理 4 (2) の  $z^*$  が存在し 定理 5 の仮定が成り立つとき, 任意の  $x \in G$  に対し  $\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} u^\varepsilon(x) = f(z^*)$  となることがわかる.

5. 参考文献

[1] A Dembo, O. Zeitouni, Large Deviations Techniques and Applications, 2nd ed. Springer, 1998.

[2] 舟木直久, 確率微分方程式, 岩波書店, 2005.