

# Bessel Processes と臨界次元 $D_c$

矢萩 脩

$D$  を 2 以上の自然数とする. このとき  $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_D) \in \mathbb{R}^D$  から始まる  $D$  次元ブラウン運動を  $D$  次元ベクトルのように表記する.

$$\mathbf{B}^{\mathbf{x}}(t) = (B_1^{x_1}(t), B_2^{x_2}(t), \dots, B_D^{x_D}(t)), t \geq 0 \quad (1)$$

$D$  次元ベッセル過程 – The  $D$ -dimensional Bessel Processes ( $BES^{(D)}$ ) – とは (1) の絶対値で定義する.

## Definition of Bessel Processes

$$R^{\mathbf{x}}(t) \equiv |\mathbf{B}^{\mathbf{x}}(t)| = \sqrt{B_1^{x_1}(t)^2 + B_2^{x_2}(t)^2 + \dots + B_D^{x_D}(t)^2}, t \geq 0 \quad (2)$$

## 確率微分方程式 (Stochastic Differential Equation)

$R^{\mathbf{x}}(t)$  に伊藤の公式を適応する. ただし,  $T^{\mathbf{x}} = \inf\{t > 0 : R^{\mathbf{x}}(t) = 0\}$  とする.

$$dR^{\mathbf{x}}(t) = dB^{\mathbf{x}}(t) + \frac{D-1}{2} \frac{dt}{R^{\mathbf{x}}(t)}, x > 0, 0 \leq t < T^{\mathbf{x}}$$

このように, 微分方程式の中に確率過程 – stochastic processes – に従う項 (ランダムな項) があるとき, 確率微分方程式という.

次に,  $BES^{(D)}$  の臨界次元 – critical dimension –  $D_c$  を求めていくために必要な  $\phi(x)$  という関数を準備する. まず, その定義を与える.

## Definition of $\phi(x) = \phi(x; x_1, x_2)$

$$\phi(x) = \phi(x; x_1, x_2) = P[R^{\mathbf{x}}(\sigma) = x_2] \quad (3)$$

ただし,

$$\sigma = \inf\{t > 0 : R^{\mathbf{x}}(t) = x_1 \text{ or } R^{\mathbf{x}}(t) = x_2\} \quad (4)$$

とする.

(3) は, 位置  $x$  から Bessel Processes がスタートして,  $x_1$  に到達する前に  $x_2$  に到達する確率と解釈できる. 以下では, その  $\phi(x)$  の具体的な数式を導出していく.

## $\phi(x)$ の導出

$0 < x_1 < x < x_2 < \infty$  とする. まず, (3) から

$$\phi(x_1) = 0, \phi(x_2) = 1 \quad (5)$$

という 2 つの条件式が得られる. いま (3) で定義した  $\phi(x)$  を用いて,

$$M(t) = \phi(R^{\mathbf{x}}(t \wedge \sigma)) \quad (6)$$

という過程を考える. (6) は次のようにも書き換えられる.

$$M(t) = E[\phi(R^{\mathbf{x}}(\sigma)) | \mathcal{F}_t] \quad (7)$$

フィルトレーション  $\mathcal{F}$  の定義から,

$$E[M(t) | \mathcal{F}_s] = E[E[\phi(R^{\mathbf{x}}(\sigma)) | \mathcal{F}_t] | \mathcal{F}_s] = E[\phi(R^{\mathbf{x}}(\sigma)) | \mathcal{F}_s] = M(s), 0 \leq \forall s \leq t \quad (8)$$

となるため,  $\phi(x)$  はマルチンゲールである.

さて, (6) に伊藤の公式を適応すると次のような方程式が導かれる.

$$M(t) = \phi(x) + \int_0^{t \wedge \sigma} \phi'(R^{\mathbf{x}}(s)) dB(s) + \int_0^{t \wedge \sigma} \frac{1}{2} \left[ \phi''(R^{\mathbf{x}}(s)) + \frac{D-1}{R^{\mathbf{x}}(s)} \phi'(R^{\mathbf{x}}(s)) \right] ds \quad (9)$$

(9) の右辺最終項 – the drift term – は  $M(t)$  がマルチンゲールであることから "0" にならなければならない. つまり,

$$\phi''(x) + \frac{D-1}{x} \phi'(x) = 0 \iff \left( \frac{d}{dx} + \frac{D-1}{x} \right) \phi'(x) = 0, x \in (x_1, x_2) \quad (10)$$

が  $\phi(x)$  の満たす条件である.

(10) は  $\phi'(x)$  に関して線形微分方程式であることから, まず  $\phi'(x)$  を求める. すると  $\forall c \in \mathbb{Z}$  を用いて,

$$\phi'(x) = cx^{-(D-1)} \quad (11)$$

となる. さらに, (5) の条件の下で (11) に関する微分方程式を解くと,  $D \neq 2$  のとき

$$\phi(x) = \phi(x; x_1, x_2) = \frac{x^{2-D} - x_1^{2-D}}{x_2^{2-D} - x_1^{2-D}} \quad (12)$$

$D = 2$  のとき

$$\phi(x) = \phi(x; x_1, x_2) = \frac{\log x - \log x_1}{\log x_2 - \log x_1} \quad (13)$$

が導出される.

さて,  $\phi(x)$  が (12), (13) のように導出できたので, ここからは臨界次元  $D_c$  を求めていく. そこで, 次の Theorem を証明していく.

## Theorem

- (i)  $D \geq 2 \implies T^{\mathbf{x}} = \infty, \forall x > 0$ , with probability 1.
- (ii)  $D > 2 \implies \lim_{t \rightarrow \infty} R^{\mathbf{x}}(t) = \infty, \forall x > 0$ , with probability 1.
- (iii)  $D = 2 \implies \inf_{t > 0} R^{\mathbf{x}}(t) = 0, \forall x > 0$ , with probability 1.
- (iv)  $1 \leq D < 2 \implies T^{\mathbf{x}} < \infty, \forall x > 0$ , with probability 1.

ただし,

$$T^{\mathbf{x}} = \inf\{t > 0 : R^{\mathbf{x}}(t) = 0\} \quad (14)$$

とする.

## Proof

- (i)  $D > 2 \implies 2 - D < 0$  のとき,  $\forall x_2 = L > x$  を (12) に代入し,  $x_1 \rightarrow 0$  の極限をとる.

$$\phi(x; 0, L) \equiv \lim_{x_1 \rightarrow 0} \phi(x; x_1, L) = \lim_{x_1 \rightarrow 0} \frac{x^{2-D} - x_1^{2-D}}{L^{2-D} - x_1^{2-D}} = 1 \quad (15)$$

$D = 2$  のとき,  $\phi(x) =$  に対し,  $x_1 \rightarrow 0$  の極限をとる.

$$\phi(x; 0, L) \equiv \lim_{x_1 \rightarrow 0} \frac{\log x - \log x_1}{\log x_2 - \log x_1} = 1 \quad (16)$$

上記の結果が意味していることは,  $T^{\mathbf{x}} = \infty$  となることである.

- (ii)  $D > 2$  のとき,  $\beta = 2 - D < 0$  とおき.  $x_k = \alpha^k (k \in \mathbb{N}, \alpha > 1)$  とする. これを (13) に代入する.

$$\phi(x) = \phi(x_k; x_{k-1}, x_{k+1}) = \frac{x_k^\beta - x_{k-1}^\beta}{x_{k+1}^\beta - x_{k-1}^\beta} = \frac{1}{\alpha^{2\beta} + 1} > \frac{1}{2} \quad (17)$$

これは, あるサイト  $n > 0$  から  $\mathbb{Z}$  上を右に確率  $p = \frac{1}{\alpha^{2\beta} + 1} > \frac{1}{2}$ , 左に

$1 - p < \frac{1}{2}$  で移動するランダムウォークを表している. したがって,  $t \rightarrow \infty$  のとき確率 1 で  $R^{\mathbf{x}}(t) \rightarrow \infty$  となる.

- (iii)  $D = 2$  のとき,  $x_1 = \frac{1}{n}$ ,  $x_2 = e^n$ ,  $n \in \mathbb{N}$  として (13) に代入する.

$$\phi(x) = \phi(x; \frac{1}{n}, e^n) = \frac{\log x + \log n}{n - \log n} \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty) \quad (18)$$

(18) は,  $R^{\mathbf{x}}(t)$  が  $t \geq 0$  のときに  $\frac{1}{n}$  に近づいていくことを意味している.

$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \rightarrow 0$  であることから 2次元での  $R^{\mathbf{x}}(t) - BES^{(2)}$  – は, ある地点  $x > 0$  から出発し, 確率 1 で限りなく原点に近づくということが言える.

- (iv)  $1 \leq D < 2$  のとき,  $\lim_{x_1 \rightarrow 0} x_1^{2-D} = 0$  となることに注意すれば, (12) は次のようになる.

$$\phi(x) = \phi(x; 0, L) = \frac{x^{2-D}}{L^{2-D}} \rightarrow 0 \quad (L \rightarrow \infty) \quad (19)$$

(19) は  $\forall x \in (x_1, x_2 = L)$  からスタートした  $R^{\mathbf{x}}(t)$  がいつか  $x_1$  に戻ってくることを意味している. すなわち確率 1 で  $T^{\mathbf{x}} < \infty$  となることを示している.

## 臨界次元 $D_c$ の値はいくつ?

Theorem の (i), (ii), (iii), (iv) は結局のところ何を意味していたのだろうか? まず  $\phi(x)$  が (12), (13) のように  $D \geq 2$  と  $D < 2$  で場合分けされていることから, Theorem も (i) と (iv) のように  $D$  で場合分けされている. つまり大きく 2 つに分けて  $D \geq 2$  のときは,  $T^{\mathbf{x}} = \infty$  となり,  $D < 2$  のときは,  $T^{\mathbf{x}} < \infty$  となるというのが (i) と (iv) の主張である. ここで (iv) の  $T^{\mathbf{x}} < \infty$  ということは, 過程が再帰的 – recurrent- ということを表している.

次に (ii) に注目する. (ii) では  $\inf_{t > 0} R^{\mathbf{x}}(t) = 0$  であることから, 過程が推移的 – transient- ということを表している.

最後に (iii) を見てみよう. (iii) では  $T^{\mathbf{x}} = \infty$  という推移的な特徴を持っている一方で,  $\inf_{t > 0} R^{\mathbf{x}}(t) = 0$  という再帰的な特徴も持っている.

このことから臨界次元  $D_c$  は 2 であることが導かれる.

## 参考文献

- Bessel Processes, Schramm-Loewner-Evolution, and the Dyson Model (Springer) 香取眞理 著