1.4 Brown 運動の構成: Gauss 系として

1.4.1 Gauss 系

定義 ${\bf 1.3}$ (Gauss 系) 確率変数の系 $\{X_{\alpha} \; ; \; \alpha \in \Lambda\}$ が Gauss 系であるとは,任意の自然数 n と, $\alpha_1,\alpha_2,\ldots,\alpha_n\in\Lambda$ に対して,n 次元確率変数 $(X_{\alpha_1},\ldots,X_{\alpha_n})$ の特性関数が

$$\varphi_{\alpha_{a},\dots,\alpha_{n}}(u_{1},\dots,u_{n}) = E\left[\exp\left\{i\sum_{k=1}^{n}u_{j}X_{\alpha_{k}}\right\}\right]$$

$$= \exp\left\{i\sum_{k=1}^{n}u_{k}m_{k} - \frac{1}{2}\sum_{k,\ell=1}^{n}V_{k,\ell}u_{k}u_{\ell}\right\} \quad (1.8)$$

(ただし, $V=\left(V_{k,\ell}\right)$ は, $n\times n$ 非負定値行列)の形に書けるときに言う.もちろん V は $\{\alpha_k\}$ の選びかたで変わる.

例 1.1 X が 1 次元 Gauss 確率変数ならば , 1 個だけの確率変数系 $\{X\}$ は Gauss 系 である .

練習問題 ${\bf 1.3}~(1.8)$ を u_j について微分して , $u_1=\ldots=u_n=0$ とおくことにより ,

$$EX_j = m_j$$

を示せ.また, u_i,u_j について微分して, $u_1=\ldots=u_n=0$ とおくことにより,

$$Cov(X_i, X_j) = E(X_i - m_i)(X_j - m_j) = V_{i,j}$$

である事を確かめよ.

定理 1.5 (i) X_1,\ldots,X_n がそれぞれ独立な 1 次元 Gauss 確率変数のとき,その和 $X_1+\ldots+X_n$ もまた 1 次元 Gauss 確率変数となる.

(ii) $\{X_n\}_{n\geq 1}$ が 1 次元 Gauss 確率変数の列で, X_n の分布が X の分布に 収束するならば,X もまた Gauss 確率変数となる.

練習問題 ${\bf 1.4}$ 上の定理を証明せよ(ヒント: ${
m (i)}$ では X_1,\ldots,X_n が独立な事から $X_1+\ldots+X_n$ の特性関数

$$\psi(t) = E\left[e^{it(X_1 + \dots + X_n)}\right]$$

が、それぞれの特性関数

$$\phi_j(t) = E\left[e^{itX_j}\right], \quad (j = 1, 2, \dots, n)$$

の積になる.これから, $\psi(t)$ が 1 次元 Gauss 確率変数の特性関数になっている事を示せばよい.(ii) では確率変数の分布が収束すれば特性関数が各点収束する事を使えば良い.

練習問題 ${f 1.5}$ $\{X_n;n\geq 1\}$ が独立な 1 次元 Gauss 確率変数の時,これは Gauss 系であることを証明せよ.

定理 $1.6~\{X_{\alpha}\}_{\alpha\in A}$ と $\{Y_{\beta}\}_{\beta\in B}$ が , あわせて Gauss 系であるとき , $\{X_{\alpha}\}_{\alpha\in A}$ と $\{Y_{\beta}\}_{\beta\in B}$ が独立であるための必要かつ十分な条件は

$$cov(X_{\alpha}, Y_{\beta}) = E[(X_{\alpha} - EX_{\alpha})(Y_{\beta} - EY_{\beta})] = 0$$

となることである.

練習問題 1.6 上の定理を証明せよ.

1.4.2 Gauss 系としての Brown 運動

定理 1.7 $\{B(t), t \in [0,\infty)\}$ を一次元 Brown 運動とするとき,

(i) $0 < s < t < \infty$ **\$\text{\$\text{\$a\$}5\$!**,

$$E[B(t)B(s)] = \min\{s, t\} = s.$$

(ii) t > 0 のとき, n を自然数として,

$$E[B(t)^{2n-1}] = 0, \quad E[B(t)^{2n}] = \frac{(2n)!t^n}{n!2^n}$$
 (1.9)

練習問題 1.7 定理 1.7 を証明せよ.

ヒント:B(t) - B(s) は B(s) と独立.また、

$$E\left[B(t)^{k}\right] = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{x^{k}}{\sqrt{2\pi t}} e^{-\frac{x^{2}}{2t}} dx$$

である。

Brown 運動 $\{B(t)\,;\,t\geq 0\}$ は Gauss 系である。これは任意の $0< t_1<\ldots< t_k$ に対して $(B(t_1),\ldots,B(t_k))$ の特性関数を計算してみるとわかる。実際、

$$E[\exp\{i\sum_{j=1}^{k} u_{j}B(t_{j})\}]$$

$$= E[\exp\{\sum_{j=1}^{k} u_{j}\sum_{\nu=1}^{j} (B(t_{\nu}) - B(t_{\nu-1}))\}]$$

$$= E[\exp\{\sum_{\nu=1}^{k} \xi_{\nu}(B(t_{\nu}) - B(t_{\nu-1}))\}] \qquad (\xi_{\nu} = \sum_{j=\nu}^{k} u_{j})$$

$$= \exp\left\{-\frac{1}{2}\xi_{\nu}^{2}(t_{\nu} - t_{\nu-1})\right\}$$

$$= \exp\left\{-\frac{1}{2}\sum_{i,j=1}^{k} u_{i}u_{j}\min\{t_{i}, t_{j}\}\right\}$$

と計算できる。 $V_{i,j} = \min\{t_i,t_j\}$ が非負定値である事は上の計算の最後の 2 行から分かる。

1.4.3 三角関数系を使った Brown 運動の構成

定理 ${\bf 1.8}~\xi_0,\xi_1,\dots$ を独立な N(0,1) に従う確率変数の列とする.このとき, $t\in[0,\pi]$ に対して

$$X(t) = \frac{t}{\sqrt{\pi}}\xi_0 + \sqrt{\frac{2}{\pi}} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\sin nt}{n} \xi_n$$
 (1.10)

とおくと,X(t) は $t \in [0,\pi]$ のとき Brown 運動となる.

証明 X(t) が Gauss 確率変数であることは定理 1.6 からわかる (有限和が L^2 -収束) $X(t),\ t\in[0,\pi]$ の任意有限個の一次結合はまた一次元 Gauss 確率 変数になっていることは , 上と同じ理由でわかる .

$$cov(X(t), X(s)) = \min\{s, t\}$$

$$(1.11)$$

をまず示す.これにより, $0 \le u \le s < t$ のとき,

$$\operatorname{cov}(X(t) - X(s), X(u)) = \operatorname{cov}(X(t), X(u)) - \operatorname{cov}(X(s), X(u)) = u - u = 0$$

となり、独立性が示せる . (1.11) は , Fourier 級数の計算からわかる .

$$\int_0^{\pi} t \sin nt dt = -\frac{\pi}{n} \cos n\pi$$

$$\int_0^{\pi} \min\{s, t\} \sin nt dt = \frac{1}{n^2} \sin ns - \frac{s}{n} \cos n\pi$$

$$= \frac{1}{n^2} \sin ns + \frac{s}{\pi} \int_0^{\pi} t \sin nt dt$$

これより,

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{2}{\pi n^2} \sin nt \sin ns + \frac{1}{\pi} ts = \min\{s, t\}.$$

また, EX(t) = 0 は定義から明らか.

 $X_n(t)$ を上の X(t) と同じ様にして作った独立な $[0,\pi]$ 上の Brown 運動とする. 求める $[0,\infty)$ 上の Brown 運動 B(t) は ,

$$B(t) = \sum_{n=1}^{\infty} 1_{[0,n\pi)}(t) X_n(\min\{t, n\pi\} - (n-1)\pi)$$

と定めることができる.