

1 布朗运动

1.1 基本性质

定义 1.1. 称一个 0 初值的实值随机过程 $B = \{B_t, t \geq 0\}$ 是一维标准布朗运动 (SBM), 若

(1) 它有独立增量性: 对任意的有限正数 $0 = t_0 < t_1 < \cdots < t_n$, 随机变量

$$B_0, B_{t_1} - B_{t_0}, \cdots, B_{t_n} - B_{t_{n-1}} \text{ 相互独立.}$$

(2) 对任意的 $t > s$, 增量 $B_t - B_s \sim N(0, t - s)$.

(3) 它的轨道连续, i.e.,

$$\mathbb{P}\{\omega : t \mapsto B_t(\omega) \text{ 连续}\} = 1.$$

设 B^i 是 d 个标准的布朗运动, 则称 $B = (B^1, \cdots, B^d)$ 是 d -维标准布朗运动.

一般地, 称满足上面条件 (1)-(2) 的随机过程为一维布朗运动. 对任意的 $x \in \mathbb{R}$, 称 $B^x = x + B_t$ 为初值为 x 的布朗运动.

定义 1.2. 概率空间 $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ 上的随机过程 $X = \{X_t, t \in \cdot\}$ 称为 Gauss 过程, 若对任意的 $n \geq 1, t_1, t_2, \cdots, t_n \in \cdot, (X_{t_1}, \cdots, X_{t_n})$ 服从 Gauss 分布 (可以是退化的).

定理 1.3. 设 $B = \{B_t, t \geq 0\}$ 是零初值的实值随机过程. 则它是布朗运动的充要条件是它是一个 Gauss 过程, 并且 $\mathbb{E}B_t = 0, \mathbb{E}B_t B_s = t \wedge s$.

证明: 必要性. 首先证明: 对任意的 $t_1 < t_2 < \cdots < t_n, (B_{t_1}, \cdots, B_{t_n})$ 服从正态分布. 由独立增量性 $(B_{t_1}, B_{t_2} - B_{t_1}, \cdots, B_{t_n} - B_{t_{n-1}})$ 服从正态分布. 又因为

$$\begin{pmatrix} B_{t_1} \\ B_{t_2} \\ \vdots \\ B_{t_n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 1 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} B_{t_1} \\ B_{t_2} - B_{t_1} \\ \vdots \\ B_{t_n} - B_{t_{n-1}} \end{pmatrix}.$$

因此, $(B_{t_1}, \cdots, B_{t_n})$ 服从正态分布. 显然, $\mathbb{E}B_t = 0$, 对任意的 $t \geq s \geq 0$,

$$\mathbb{E}B_t B_s = \mathbb{E}(B_t - B_s)B_s + \mathbb{E}B_s^2 = s.$$

充分性: 先证独立增量性, 即: 对任意的 $t_1 < t_2 < \cdots < t_n, (B_{t_1}, B_{t_2} - B_{t_1}, \cdots, B_{t_n} - B_{t_{n-1}})$ 相互独立. 由于它们服从正态分布, 所以只需要证明不相关性. 事实上, 对任意的 $i < j$,

$$\mathbb{E}(B_{t_i} - B_{t_{i-1}})(B_{t_j} - B_{t_{j-1}}) = \mathbb{E}B_{t_i}B_{t_j} - \mathbb{E}B_{t_i}B_{t_{j-1}} - \mathbb{E}B_{t_{i-1}}B_{t_j} + \mathbb{E}B_{t_{i-1}}B_{t_{j-1}} = t_i - t_i - t_{i-1} + t_{i-1} = 0.$$

显然, 对任意的 $t > s$, $B_t - B_s$ 服从正态分布, 均值为 0, 方差为

$$\mathbb{E}(B_t - B_s)^2 = \mathbb{E}B_t^2 - 2\mathbb{E}B_tB_s + \mathbb{E}B_s^2 = t - s.$$

证明完毕. □

由布朗运动的定义和上定理可以直接验证下面的性质.

定理 1.4. 设 B 是一维标准布朗运动. 则

- (1) 对任意的 $s > 0$, 过程 $\{B_{t+s} - B_s, t \geq 0\}$ 是与 $\sigma\{B_u, 0 \leq u \leq s\}$ 独立的布朗运动.
- (2) 对任意的 $c \neq 0$, $\{cB_{t/c^2}\}$ 是布朗运动. 特别地, $\{-B_t, t \geq 0\}$ 是布朗运动.
- (3) $\{tB_{1/t}, t \geq 0\}$ 是布朗运动.

1.2 Gauss 过程

定理 1.5. $X = \{X_t, t \in \mathbb{T}\}$ 称为 Gauss 过程, 当且仅当 对任意的 $n \geq 1, t_1, \dots, t_n \geq 0, \alpha_i \in \mathbb{R}$, 随机变量 $\sum_k \alpha_k X_{t_k}$ 服从一维的 Gauss 分布 (可以是退化的).

证明: 设 $X = \{X_t, t \in \mathbb{T}\}$ 是 Gauss 过程, 则

$$\mathbb{E}e^{i \sum_k \lambda_k X_{t_k}} = e^{i \sum_k \lambda_k \mu_k - \frac{1}{2} \sum_{j,k=1}^n \lambda_i \sigma_{ij} \lambda_j},$$

其中 $\mu_k = \mathbb{E}X_{t_k}, \sigma_{ij} = \text{Cov}(X_{t_i}, X_{t_j})$. 特别地, 取 $\lambda_k = \alpha_k$, 得: $Y = \sum_k \alpha_k X_{t_k}$ 的特征函数为

$$\mathbb{E}e^{i\lambda Y} = e^{i\lambda \sum_k \alpha_k \mu_k - \frac{1}{2} \lambda^2 \sum_{j,k=1}^n \alpha_i \sigma_{ij} \alpha_j} = e^{i\lambda \mathbb{E}Y - \frac{1}{2} \lambda^2 \text{Cov}(Y, Y)}.$$

故 Y 服从一维 Gauss 分布.

反正, 若对任意的 $t_1, \dots, t_n \in \mathbb{T}, \alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$, $\sum_k \alpha_k X_{t_k}$ 服从一维 Gauss 分布, 其均值 $\mathbb{E} \sum_k \alpha_k X_{t_k} = \sum_k \alpha_k \mu_k$, 方差

$$\text{Cov} \left(\sum_k \alpha_k X_{t_k}, \sum_k \alpha_k X_{t_k} \right) = \sum_{j,k=1}^n \alpha_i \sigma_{ij} \alpha_j,$$

其中 $\mu_k = \mathbb{E}X_{t_k}, \sigma_{ij} = \text{Cov}(X_{t_i}, X_{t_j})$. 则 $\sum_k \alpha_k X_{t_k}$ 的特征函数为:

$$\mathbb{E}e^{i\lambda \sum_k \alpha_k X_{t_k}} = e^{i\lambda \sum_k \alpha_k \mu_k - \frac{1}{2} \lambda^2 \sum_{j,k=1}^n \alpha_i \sigma_{ij} \alpha_j}, \quad \forall \lambda \in \mathbb{R}.$$

取 $\lambda = 1$ 得,

$$\mathbb{E}e^{i \sum_k \alpha_k X_{t_k}} = e^{i \sum_k \alpha_k \mu_k - \frac{1}{2} \sum_{j,k=1}^n \alpha_i \sigma_{ij} \alpha_j}.$$

因此, $(X_{t_1}, \dots, X_{t_n})$ 服从 n -维正态分布. □

定义 1.6. 设 $X = \{X_t, t \in \mathbb{T}\}$ 是一个 Gauss 过程, 分别称

$$\mu(t) = \mathbb{E}X_t, \quad \sigma(s, t) = \text{Cov}(X_s, X_t).$$

为 X 的均值函数和协方差函数.

例子 1.7. 一维布朗运动是高斯过程, 其 $\mu(t) = 0, \sigma(s, t) = s \wedge t$.

定理 1.8. 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ 是一列 Gauss 分布. 若 X_n 依分布收敛到某个随机变量 X , 则 $\mathbb{E}X_n \rightarrow \mathbb{E}X, \mathbb{E}X_n^2 \rightarrow \mathbb{E}X^2$, 并且 X 也服从 Gauss 分布.

证明: 记 $\mu_n = \mathbb{E}X_n, \sigma_n^2 = \text{Cov}(X_n, X_n)$. 则由 X_n 依分布收敛到某个随机变量 X , 可知 X_n 的特征函数收敛到 X 的特征函数, 即

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \exp \left\{ i\mu_n t - \frac{\sigma_n^2 t^2}{2} \right\} = \mathbb{E}e^{itX}.$$

由于 $\mathbb{E}e^{itX}$ 是 t 的连续函数, 所以 $\{\sigma_n^2, n \geq 1\}$ 是有界的. 否则, 对任意的 $t \neq 0$,

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \left| \exp \left\{ i\mu_n t - \frac{\sigma_n^2 t^2}{2} \right\} \right| = 0,$$

于是, 对任意的 $t \neq 0, \mathbb{E}e^{itX} = 0$, 这与 $\mathbb{E}e^{itX}$ 在 $t = 0$ 处的连续矛盾.

由于 $\{\sigma_n^2, n \geq 1\}$ 有界, 不妨假设 $\sigma_n^2 \rightarrow \sigma^2 \in (0, \infty)$ (否则抽取子列). 设 F 是 X 的分布函数, x 是它的一个连续点. 由于标准正态分布函数的分布函数 Φ 严格单调增, 所以

$$\frac{x - \mu_n}{\sigma_n} = \Phi^{-1} \left(\Phi \left(\frac{x - \mu_n}{\sigma_n} \right) \right) = \Phi^{-1} (\mathbb{P}(X_n \leq x)) \rightarrow \Phi^{-1}(F(x)).$$

故 $\mu_n \rightarrow \mu \in \mathbb{R}$, 进而 $\mathbb{E}e^{itX} = \exp \left\{ i\mu t - \frac{\sigma^2 t^2}{2} \right\}$, X 服从正态分布. □

1.3 布朗运动的构造

如果不考虑样本的连续性, 利用 Kolmogorov 延拓定理可以证明布朗运动的存在性. 下面我们利用 Fourier 级数直接构造布朗运动.

假设 B 是一个标准布朗运动. 定义过程 $W_t = B_t - tB_1, t \in [0, 1]$. 称它为 $[0, 1]$ 上的布朗桥. 注意到 $W(0) = W(1) = 0$. 将 W 在 $[0, 1]$ 上的 Fourier 展开

$$W_t = \sum_{n=1}^{\infty} X_n \sin(n\pi t), \quad (L^2 \text{ 意义下})$$

其中系数 X_n 是随机变量, 表达式为

$$X_n = 2 \int_0^1 W_t \sin(n\pi t) dt.$$

则 X_n 服从 Gauss 分布, 可以计算

$$\mathbb{E}X_n = 0, \mathbb{E}[X_n X_m] = \frac{2}{\pi^2 n^2} \delta_{mn}.$$

令 $Z_0 = B_1$, $Z_n = n\pi X_n / \sqrt{2}, n \geq 1$. 则 $\{Z_n\}$ i.i.d. $\sim N(0, 1)$. 我们可以将布朗运动写成

$$B_t = tZ_0 + \frac{\sqrt{2}}{\pi} \sum_{j=1}^{\infty} \frac{Z_n}{n} \sin(n\pi t), t \in [0, 1].$$

将上面的过程反过来, 就可以把布朗运动可以用上面的随机级数表示.

1.4 轨道性质

1.4.1 二次变差

定义 1.9. 设 $X = \{X_t, t \geq 0\}$ 是一个实值随机过程, 对任意的 $t > 0$, 任何 $[0, t]$ 的一个分划 $\Delta: 0 = t_0 < t_1 < \dots < t_n = t$, 记

$$T_t^\Delta = \sum_{i \in \Delta} |X_i - X_{i-1}|^2, \quad |\Delta| = \sup_{i \in \Delta} |t_i - t_{i-1}|.$$

若存在实值随机过程 $[X, X]_t$, 对任意 $[0, t]$ 的一系列分划 (Δ_n) 满足

$$\lim_{|\Delta_n| \rightarrow 0} \mathbb{P}(|T_t^{\Delta_n} - [X, X]_t| \geq \delta) = 0, \quad \forall \delta > 0.$$

则称 X 具有有限的二次变差, $[X, X]_t$ 为它的二次变差过程.

定义布朗运动的二次变差为

$$\langle B, B \rangle_t = \lim_{|\delta| \rightarrow 0} \sum_{i \in \delta} |B(t_i) - B(t_{i-1})|^2,$$

定理 1.10. 设 B 是一个标准布朗运动, 则

$$\langle B, B \rangle_t = t.$$

证明: 设 $\Delta_n : 0 = t_0^{(n)} < t_1^{(n)} < \dots < t_{k_n}^{(n)} = t$, 则

$$\begin{aligned}
& \mathbb{E} \left(\sum_{i=1}^{k_n-1} (B_{t_{i+1}} - B_{t_i})^2 - t \right)^2 \\
&= \mathbb{E} \left(\sum_{i=1}^{k_n-1} [(B_{t_{i+1}} - B_{t_i})^2 - (t_{i+1} - t_i)] \right)^2 \\
&= \left(\sum_{i=1}^{k_n-1} \mathbb{E} [(B_{t_{i+1}} - B_{t_i})^2 - (t_{i+1} - t_i)] \right)^2 \\
&= \sum_{i=1}^{k_n-1} \mathbb{E} [(B_{t_{i+1}} - B_{t_i})^4 - (t_{i+1} - t_i)^2] \\
&= \sum_{i=1}^{k_n-1} [3(t_{i+1} - t_i)^2 - (t_{i+1} - t_i)^2] \\
&= \sum_{i=1}^{k_n-1} (t_{i+1} - t_i)^2 \\
&\leq 2t \sup_{0 \leq i \leq k_n-1} |t_{i+1} - t_i| \rightarrow 0, \quad \text{as } |\Delta_n| \rightarrow 0.
\end{aligned}$$

□

设 $f : [0, \infty] \rightarrow \mathbb{R}$, $V_f[a, b]$ 表示 f 在 $[a, b]$ 上的全变差, i.e.,

$$V_f[a, b] = \sup_{\Delta} \sum_{i \in \Delta} |f(x_{i+1}) - f(x_i)|,$$

其中 Δ 是 $[a, b]$ 的任意有限划分.

若存在常数 $M > 0, \alpha > 0$ 使得

$$|f(x) - f(y)| \leq M|x - y|^\alpha, \quad \forall x, y \in [a, b],$$

则称 f 在 $[a, b]$ 上 α -Hölder 连续.

推论 1.11. 对 a.e. ω , $B(\omega)$ 在任意有限区间上的全变差为 ∞ .

证明: 由于布朗运动的二次变差为 t , 存在 $\Omega_0 \subset \Omega$ 满足: $\mathbb{P}(\Omega_0) = 1$, 且对任意的有理数 $p < q$, 存在 $[p, q]$ 的一系列分划 Δ_n , 使得: $|\Delta| \rightarrow 0$ 且对任意的 $\omega \in \Omega_0$,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i \in \Delta_n} |B_{t_i}(\omega) - B_{t_{i-1}}(\omega)|^2 = q - p.$$

设 $V(\omega)$ 是 $B(\omega)$ 在 $[p, q]$ 上的全变差, 则

$$\sum_{i \in \Delta_n} |B_{t_i}(\omega) - B_{t_{i-1}}(\omega)|^2 \leq \left(\sup_{i \in \Delta_n} |B_{t_i}(\omega) - B_{t_{i-1}}(\omega)| \right) V(\omega)$$

令 $n \rightarrow \infty$. 由布朗运动的连续性知: 它在有限区间上一致连续, 所以 $\sup_{i \in \Delta_n} |B_{t_i}(\omega) - B_{t_{i-1}}(\omega)| \rightarrow 0$. 若 $V(\omega) < \infty$, 则右侧趋于 0, 而左侧趋于 $q - p$, 矛盾. □

推论 1.12. 对任意的 $\alpha > 1/2$, 对 a.e. ω , $B(\omega)$ 无处局部 α -Hölder 连续. 特别地, 对 a.e. ω , $B(\omega)$ 无处连续可微.

证明: 设 Ω_0 如前所述, $\alpha > 1/2$. 若存在有理数 $p < q$, 使得对任意的 $p < s < t < q$,

$$|B_t(\omega) - B_s(\omega)| \leq C|t - s|^\alpha$$

则对 $[p, q]$ 的任意划分 Δ_n

$$q - p \leftarrow \sum_{i \in \Delta_n} |B_{t_i}(\omega) - B_{t_{i-1}}(\omega)|^2 \leq C^2(q - p) \sup_i |t_{i+1} - t_i|^{2\alpha-1} \rightarrow 0.$$

矛盾. □

Kolmogorov 连续修正定理

定义 1.13. 设 X_t 和 Y_t 是定义在同一个概率空间 $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbf{P})$ 上的随机过程. 称 Y_t 是 X_t 的一个修正, 若对任意的 $t \in T$, $\mathbf{P}(X_t = Y_t) = 1$.

显然, 若 Y_t 是 X_t 的一个修正, 则 X_t 和 Y_t 有相同的有限维分布.

定义 1.14. 设 X_t 和 Y_t 是定义在同一个概率空间 $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbf{P})$ 上的随机过程. 称 Y_t 和 X_t 是无区别的, 若存在全测度集 Ω' 使得

$$X_t(\omega) = Y_t(\omega), \quad t \in T, \omega \in \Omega'. \quad (1)$$

若指标集 T 是可数的, 则两个过程是无区别的当且仅当它们互为修正. 若 T 不可数的, 则存在互为修正但不是无区别的两个随机过程.

定理 1.15. 设 $X_t, t \in [0, 1]^d$ 是一个实值随机场. 假设存在常数 $\gamma, c, \epsilon > 0$ 满足

$$\mathbb{E}[|X_t - X_s|^\gamma] \leq c|t - s|^{d+\epsilon}.$$

则存在 X 的一个修正 \tilde{X} 满足

$$\mathbb{E} \left[\left(\sup_{s \neq t} \frac{|\tilde{X}_t - \tilde{X}_s|}{|t - s|^\alpha} \right)^\gamma \right] < +\infty,$$

其中 $\alpha \in (0, \epsilon/\gamma)$. 特别地, \tilde{X} 是 α -Hölder 连续的.

对于布朗运动 B , 由于

$$\mathbb{E}|B_t - B_s|^{2n} = (2n-1)!!|t-s|^n,$$

应用上面的定理可以得到

定理 1.16. 对任意的 $\alpha \in (0, 1/2)$, 布朗运动是局部 α -Hölder 连续的.

证明: 由上面的结果知道: 布朗运动是局部 α -Hölder 连续的, 其中 $\alpha \in (0, \frac{n-1}{2n}), \forall n \geq 1$. 令 $n \rightarrow \infty$, 得证. \square

下面的定理表面, 布朗运动的轨道不是 $\frac{1}{2}$ -Hölder 连续的.

定理 1.17 (Lévy 连续模定理).

$$\limsup_{\epsilon \rightarrow 0} \left(\frac{\sup_{0 \leq t_1 < t_2 \leq 1, t_2 - t_1 < \epsilon} |B_{t_2} - B_{t_1}|}{\sqrt{2t \log \frac{1}{t}}} \right) = 1, \quad a.s.$$

证明: 见 Theorem 2.1 in Chapter 2 of [Revuz-Yor]. \square

1.5 马氏性和强马氏性

设 E 是一个局部紧可分度量空间, \mathcal{E} 是它的所有开集生成的 Borel σ -代数. 随机过程 $X = \{X_t, t \geq 0\}$ 是 (\mathcal{F}_t) -适应过程.

定义 1.18. 称 X 是一个马氏过程, 若对任意的 $t \geq s, f \in b\mathcal{E}$ (等价地, $f \in C_c(E)$),

$$\mathbb{E}[f(X_t)|\mathcal{F}_s] = \mathbb{E}[f(X_t)|X_s]$$

定义 1.19. 称 $\{P_{s,t}(\cdot, \cdot), 0 \leq s < t < \infty\}$ 为 (E, \mathcal{E}) 上的马氏转移函数(马氏半群), 若满足,

- (1) 对任意的 $x \in E, A \rightarrow P_{s,t}(x, A)$ 是 \mathcal{E} 上的概率测度;
- (2) 对任意的 $A \in \mathcal{E}, x \rightarrow P_{s,t}(x, A)$ 是 \mathcal{E} 可测的;
- (3) (Chapman-Kolmogorov 方程) 对任意的 $x \in E, A \in \mathcal{E}, s < t < u$,

$$P_{s,u}(x, A) = \int_E P_{s,t}(x, dy) P_{t,u}(y, A).$$

称它是时齐的, 若 $P_{s,t}(x, A) = P_{t-s}(x, A)$.

对任意的 $f \in B\mathcal{E}$, 记

$$P_t f(x) = \int_E P_t(x, dy) f(y).$$

定义 1.20. 称 $\{X_t, \mathcal{F}_t\}$ 为转移函数为 P_t 的马氏过程, 若对任意的 $t \geq s, f \in b\mathcal{E}$

$$\mathbb{E}[f(X_{t+s})|\mathcal{F}_t] = P_s f(X_t).$$

给定初始分布 μ , 它的有限维分布为

$$\begin{aligned} & \mathbb{P}(X_0 \in A_0, X_{t_1} \in A_1, \dots, X_{t_n} \in A_n) \\ &= \int_{A_0} \mu(dx_0) \int_{A_1} P_{t_1}(x_0, dx_1) \cdots \int_{A_n} P_{t_n - t_{n-1}}(x_{n-1}, dx_n). \end{aligned}$$

例如: 布朗运动的 转移密度函数为

$$p_t(x, y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} e^{-\frac{|y-x|^2}{2t}}.$$

定义 1.21. 称 X 是一个强马氏过程, 若对任意的停时 $\tau, t \geq 0, f \in b\mathcal{E}$,

$$\mathbb{E}[f(X_{\tau+t})|\mathcal{F}_\tau] = \mathbb{E}[f(X_{\tau+t})|X_\tau]$$

下面, 我们介绍布朗运动的强马氏性. 设 B 关于 \mathcal{F}_* 是一个布朗运动, i.e. $B_t \in \mathcal{F}_t, B_{t+s} - B_s$ 与 \mathcal{F}_s 独立, 并且 $B_{t+s} - B_s \sim N(0, t), \forall t, s \geq 0$.

定理 1.22. 对任意的有限停时 τ , 过程 ${}^\tau B = \{B_{t+\tau} - B_\tau\}$ 是一个与 \mathcal{F}_τ 独立的布朗运动.

证明: 首先证明对任意的 $\tau \in \mathcal{F}_\tau, 0 \leq t_1 < t_2 < \dots < t_n, f \in C(\mathbb{R}^n, \mathbb{R})$, 下式成立

$$\mathbb{E}[f({}^\tau B_{t_1}, \dots, {}^\tau B_{t_n}); C] = \mathbb{P}(C) \mathbb{E}[f({}^\tau B_{t_1}, \dots, {}^\tau B_{t_n})] \quad (2) \quad \boxed{\text{eq strong}}$$

我们首先证明上式对离散停时成立, 然后通过逼近证明对一般的停时成立.

假设 τ 的取值 $\{s_i, i = 1, 2, \dots\}$. 由布朗运动的马氏性, 我们知 ${}^s B = \{B_{t+s} - B_s, t \geq 0\}$ 是与 \mathcal{F}_s 独立的布朗运动. 由于 $C \in \mathcal{F}_\tau$, 则 $C_i := C \cap \{\tau = s_i\} \in \mathcal{F}_{s_i}$. 所以

$$\begin{aligned} & \mathbb{E}[f({}^\tau B_{t_1}, \dots, {}^\tau B_{t_n}); C] \\ &= \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{E}[f(B_{t_1+s_i} - B_{s_i}, \dots, B_{t_n+s_i} - B_{s_i}); C_i] \\ &= \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(C_i) \mathbb{E}[f(B_{t_1+s_i} - B_{s_i}, \dots, B_{t_n+s_i} - B_{s_i})] \\ &= \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(C_i) \mathbb{E}[f(B_{t_1}, \dots, B_{t_n})] \\ &= \mathbb{P}(C) \mathbb{E}[f(B_{t_1}, \dots, B_{t_n})]. \end{aligned}$$

对于一般的停时 τ , 取

$$\tau_n = \frac{[2^n \tau] + 1}{2^n}.$$

则强马氏性对 τ_n 成立. 设 $C \in \mathcal{F}_\tau$. 因为 $\tau \leq \tau_n, \mathcal{F}_\tau \subset \mathcal{F}_{\tau_n}$, 所以 $C \in \mathcal{F}_{\tau_n}$, 进而下式成立

$$\mathbb{E}[f({}_m^\tau B_{t_1}, \dots, {}_m^\tau B_{t_n}); C] = \mathbb{P}(C) \mathbb{E}[f({}^\tau B_{t_1}, \dots, {}^\tau B_{t_n})].$$

由布朗运动轨道的连续性, ${}_m^\tau B_t \rightarrow {}^\tau B_t$. 由控制收敛定理, 上式左端收敛, (2) 得证.

由于所有 $\{f({}^\tau B_{t_1}, \dots, {}^\tau B_{t_n})\}$ 构成的空间在 $\sigma\{{}^\tau B_t, t \geq 0\}$ 中稠密, 所以 ${}^\tau B$ 与 \mathcal{F}_τ 独立. 取 $C = \Omega$ 可得, ${}^\tau B$ 与 B 同分布.

□

1.6 强马氏性的应用

在这一节, 我们利用布朗运动的强马氏性, 证明布朗运动的一些性质. 回忆, 对任意的有限停时 τ , 过程 ${}^\tau B = \{B_{t+\tau} - B_\tau\}$ 是一个与 \mathcal{F}_τ 独立的布朗运动. 设随机变量 $X \in \sigma\{{}^\tau B\}, Y \in \mathcal{F}_\tau$, 则 X, Y 独立, 它们的联合分布一定是边缘分布的乘积测度. 由 Fubini 定理, 可以计算

$$\begin{aligned} \mathbb{E}f(X, Y) &= \int f(x, y) \mathbb{P}(X \in dx) \mathbb{P}(Y \in dy) \\ &= \mathbb{E}[\mathbb{E}[f(x, Y)|_{x=X}]] \\ &= \mathbb{E}[\mathbb{E}[f(X, y)|_{y=Y}]]. \end{aligned}$$

性质 1.23. 令 $M_t = \max_{0 \leq s \leq t} B_s$ 是布朗运动的最大值过程. 则 M_t 与 $|B_t|$ 同分布.

证明: 设 $b > 0$,

$$\tau_b = \inf\{t > 0 : B_t = b\}$$

是布朗运动首次到达 b 的时间. 利用 Kolmogorov 0-1 律可以证明 $\limsup_{t \rightarrow \infty} B_t = \infty$ a.s.. 因此 $\tau_b < \infty$, a.s., 它是有限停时. 下面我们利用强马氏性计算

$$\mathbb{P}(B_t \geq b, \tau_b \leq t).$$

注意到 $\{B_t \geq b\}$ 可以推出 $\tau_b \leq t$, 因此上面的概率为 $\mathbb{P}(B_t \geq b)$. 定义转移过程 $W_t = B_{t+\tau_b} - B_{\tau_b} = B_{t+\tau_b} - b$.

上面的概率可以重新表示成

$$\mathbb{P}(W_{t-\tau_b} \geq 0, \tau_b \leq t).$$

上面的概率可以看成某个随机变量 W 和 τ 的函数的期望. 因为 $W \in \sigma\{{}^\tau B\}$, $\tau_b \in \mathcal{F}_\tau$, 所以由强马氏性知道这两个随机变量独立. 因此, 由 Fubini 定理, 取期望时, 可以首先固定一个变量, 然后取条件期望. 这里, 我们先把 τ 看成常数, 因为 W 是布朗运动, $\mathbb{P}(W_{t-s} \geq 0) = \frac{1}{2}, \forall s$. 这推出了

$$\mathbb{P}(B_t \geq b) = \mathbb{P}(B_t \geq b, \tau_b \leq t) = \frac{1}{2} \mathbb{P}(\tau_b \leq t).$$

另一方面, 由于 $\{\tau_b \leq t\} = \{M_t \geq b\}$,

$$\mathbb{P}(M_t \geq b) = 2\mathbb{P}(B_t \geq b) = \mathbb{P}(|B_t| \geq b).$$

这表明了 M_t 与 $|B_t|$ 同分布.

□

下面计算首中时 τ_b 的密度函数. 从上面的定理知

$$\mathbb{P}(\tau_b \leq t) = \frac{2}{2\pi t} \int_b^\infty e^{-x^2/2t} dx.$$

关于 t 求导数, 利用分部积分可得密度函数为

$$p_{\tau_b}(t) = \frac{b}{\sqrt{2\pi t^3}} e^{-b^2/2t}.$$

定理 1.24. 设 B 是标准布朗运动, τ 是一个停时. 设 W 是另外一个从 0 出发的, 与 \mathcal{F}_τ 独立的布朗运动. 定义过程 Z :

$$Z_t = \begin{cases} B_t & \text{if } t \leq \tau; \\ W_{t-\tau} + B_\tau & \text{if } t > \tau. \end{cases}$$

则 Z 是一个布朗运动.

证明: 由强马氏性知 ${}^\tau B$ 是一个与 (B^τ, τ) 独立的布朗运动, 其中 $B^\tau = \{B_{t \wedge \tau}, t \geq 0\}$. 由假设知: 三元组 (W, B^τ, τ) 与 $({}^\tau B, B^\tau, \tau)$ 同分布. 过程 Z, B 是由这两个三元组用相同的方法构造的. 精确到讲, 存在可测函数 F 满足 $Z = F(W, B^\tau, \tau), B = F({}^\tau B, B^\tau, \tau)$. 这证明了 Z, B 由相同的分布, 所以 Z 是布朗运动.

□

推论 1.25. (*André 反射布朗运动*) 设 τ 是一个布朗运动的有限停时. 在时刻 τ 后, 对 B_τ 做反射, 定义过程 Z :

$$Z_t = \begin{cases} B_t & \text{if } t \leq \tau; \\ 2B_\tau - B_t & \text{if } t > \tau. \end{cases}$$

则 Z 是一个布朗运动.

证明: 和 ${}^\tau B$ 一样, $-{}^\tau B$ 也是与 \mathcal{F}_τ 独立的布朗运动, 在上定理中取 $W_t = -{}^\tau B$, 得证结论. □

利用反射原理, 可以得到 B_t 与 $M_t = \max_{0 \leq s \leq t} B_s$ 的联合分布.

性质 1.26. B_t 与 $M_t = \max_{0 \leq s \leq t} B_s$ 的联合分布为

$$\mathbb{P}(B_t \in da, M_t \in db) = \left(\frac{2}{\pi t^3} \right) (2b - a) e^{-(2b-a)^2/2t} da db,$$

其中 $b > 0, a < b$.

证明: 设 Z 是布朗运动 B 在 τ_b 后经过反射得到的布朗运动. 为了方便, 我们记 τ_b^B 和 τ_b^Z 表示 B 和 Z 首次到达 b 的时刻. 显然, 这两个时刻相同. 对 $b > 0, a < b$, 我们有

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(B_t \leq a, M_t \geq b) &= \mathbb{P}(B_t \leq a, \tau_b^B \leq t) \\ &= \mathbb{P}(Z_t \leq a, \tau_b^Z \leq t) \\ &= \mathbb{P}(B_t \geq 2b - a, \tau_b^B \leq t) \\ &= \mathbb{P}(B_t \geq 2b - a) \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} \int_{2b-a}^{\infty} e^{-x^2/2t} dx. \end{aligned}$$

关于 a, b 求导, 就可以得到密度函数. □

推论 1.27. 对固定的 $t > 0$, $M_t - B_t$ 和 $|B_t|$ 同分布.

证明: 把密度函数 p_{M_t, B_t} 在区域 $b - a \geq c$ 上积分, 可以发现它们的分布函数相同. □

注记 1.28. 观察到 $M_t - B_t$ 与 M_t 同分布, 因为它们都与 $|B_t|$ 同分布. 过程 $|B_t|$ 称为反射布朗运动. 我们在后面会详细介绍反射布朗运动. 实际上, 有更强的结果成立: 过程 $\{M_t - B_t, t \geq 0\}$ 与 $\{|B_t|, t \geq 0\}$ 同分布.

下面的例子表面布朗运动在任意的区间 $(0, \epsilon)$ 内都会变号, 不论 ϵ 多小.

ex 1 例子 1.29. 计算 $\mathbb{P}(B(t) \leq 0, \forall t \in [0, \epsilon])$. 由于

$$\mathbb{P}(B(t) \leq 0, \forall t \in [0, \epsilon]) = \mathbb{P}(\sup_{0 \leq t \leq \epsilon} B(t) \leq 0) = 1 - \mathbb{P}(\sup_{0 \leq t \leq \epsilon} B(t) > 0).$$

而 $\mathbb{P}(\sup_{0 \leq t \leq \epsilon} B(t) > 0) = 2\mathbb{P}(B(t) > 0) = 1$. 所以 $\mathbb{P}(B(t) \leq 0, \forall t \in [0, \epsilon]) = 0$.

定理 1.30. 布朗运动的零点集 L_0 是个随机不可数闭集, 它没有孤立点, Lebesgue 测度为 0.

证明: 根据上面的定理, 我们知道布朗运动在任何一个小区间 $[0, t]$ 上变号, 因此, 在这个区间里面总是存在零点. 这推出了, 零点集是无限集, $t = 0$ 可以是它右侧的一系列零点的极限.

另外, 由于 $B(t)$ 的轨道是连续的, 零点集是闭集, 即若 $B(\tau_n) = 0, \tau_n \rightarrow \tau$, 则 $B(\tau) = 0$.

下证零点集是不可数的. 由强马氏性知: 若 τ 是一个停时, $B(\tau) = 0$, 则 ${}^\tau B(t) := B(\tau + t) - B(\tau) = B(\tau + t)$ 也是一个布朗运动. 因此, $t = 0$ 是新的布朗运动 ${}^\tau B$ 零点的极限. 注意到 $B(\tau + t)$ 的零点是 $B(t)$ 的零点. 因此, 如果一个零点是停时, 则它一定是它右侧一系列零点的极限, 它是聚点. 但是并不是所有的零点都是停时, 比如说对于固定的 t , t 之前的最后的一个零点不是停时. 下面用更复杂的方法证明每个零点都是聚点. 对任意的 $t \geq 0$, t 之后的首个零点 $\tau(t)$ 是停时. 则

$$\mathbb{P}(\gamma : \tau(t) \text{ 是它右侧一系列零点的极限}) = 1.$$

关于所有的有理数 t 取交集, 上面的集合仍然概率为 1. 因此, 每个有理数之后的第一个零点都是聚点. 这推出了 L_0 的每个点都是它的聚点, 即 L_0 是 perfect 集. 由集合论的知识, 我们知道 L_0 是不可数的.

尽管 L_0 是不可数的, 它的 Lebesgue 测度为 0. 这是因为 L_0 的 Lebesgue 测度 $|L_0| = \int_0^1 I(B(t) = 0)dt$, 它是非负随机变量. 由 Fubini 定理知

$$\mathbb{E}|L_0| = \mathbb{E} \int_0^1 I(B(t) = 0)dt = \int_0^1 \mathbb{P}(B(t) = 0)dt = 0.$$

这推出 $\mathbb{P}(|L_0| = 0) = 1$. □

1.7 布朗运动的零点. Arcsin 律

若 $B(\tau) = 0$, 则称时刻 τ 为布朗运动的零点. 由布朗运动极大值分布可以推出布朗运动零点的信息. 记 $\{B^x(t)\}$ 为从 x 点出发的布朗运动.

定理 1.31. 对任意的 $x \neq 0$, $\{B^x(t)\}$ 在区间 $(0, t)$ 上至少一个零点的概率是

$$\frac{|x|}{\sqrt{2\pi}} \int_0^t u^{-\frac{3}{2}} e^{-\frac{x^2}{2u}} du.$$

证明: 由对称性, 我们仅对 $x < 0$ 证明. 由布朗运动的连续性,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(B^x \text{ 在 } (0, t) \text{ 区间存在零点}) &= \mathbb{P}(\max_{0 \leq s \leq t} B^x(s) \geq 0) \\ &= \mathbb{P}_0(\max_{0 \leq s \leq t} B(s) + x \geq 0) = \mathbb{P}_0(\max_{0 \leq s \leq t} B(s) \geq -x) \\ &= 2\mathbb{P}_0(B(t) \geq -x) = \frac{2}{\sqrt{2\pi t}} \int_{-x}^{\infty} e^{-\frac{u^2}{2t}} du = \frac{-x}{\sqrt{2\pi}} \int_0^t v^{-\frac{3}{2}} e^{-\frac{x^2}{2v}} dv. \end{aligned}$$

上式最后一步用到了变量替换 $u = -x\sqrt{t/v}$. □

利用上面的结果可以证明

定理 1.32. 布朗运动 B 在区间 (a, b) 中至少存在一个零点的概率为

$$\frac{2}{\pi} \arccos \sqrt{\frac{a}{b}}.$$

证明: 记

$$h(x) = \mathbb{P}(B \text{ 在区间 } (a, b) \text{ 中至少存在一个零点} | B_a = x).$$

由马氏性知

$$h(x) = \mathbb{P}(B^x \text{ 在区间 } (a, b) \text{ 中至少存在一个零点}).$$

利用条件期望, 得

$$\begin{aligned} & \mathbb{P}(B^x \text{ 在 } (a, b) \text{ 区间存在零点}) \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \mathbb{P}(B \text{ 在区间 } (a, b) \text{ 中至少存在一个零点} | B_a = x) \mathbb{P}(B_a \in dx) \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} h(x) \mathbb{P}(B_a \in dx) = \sqrt{\frac{2}{\pi a}} \int_0^{\infty} h(x) e^{-\frac{x^2}{2a}} dx. \end{aligned}$$

将上面定理中的 $h(x)$ 代入上式, 可得结论.

□

定理 1.33. 布朗运动 B 在区间 (a, b) 中不存在一个零点的概率为 $\frac{2}{\pi} \arcsin \sqrt{\frac{a}{b}}$.

下面的结果给出了 t 之前最后一个零点, 和 t 之后第一个零点的分布. 令

$$\gamma_t = \sup\{s \leq t : B(s) = 0\} = t \text{ 之前最后一个零点},$$

$$\beta_t = \inf\{s \geq t : B(s) = 0\} = t \text{ 之后第一个零点}.$$

注意到 β_t 是停时, γ_t 不是.

定理 1.34.

$$\mathbb{P}(\gamma_t \leq x) = \frac{2}{\pi} \arcsin \sqrt{\frac{x}{t}}.$$

$$\mathbb{P}(\beta_t \geq y) = \frac{2}{\pi} \arcsin \sqrt{\frac{t}{y}}.$$

$$\mathbb{P}(\gamma_t \leq x, \beta_t \geq y) = \frac{2}{\pi} \arcsin \sqrt{\frac{x}{y}}.$$

证明: 应用上面的定理可得结论. 比如最后一个事件表示 B 在 (x, y) 之间没有零点.

□

1.8 布朗运动的极限行为

下面考虑长时间的渐近行为. 证明见 Karatzas-Shreve.

定理 1.35 (大数定律).

$$\limsup_{t \rightarrow \infty} \frac{B_t}{t} = 0 \quad a.s.$$

更精确地, 有下面的重对数律.

定理 1.36 (重对数律).

$$\limsup_{t \rightarrow \infty} \frac{B_t}{\sqrt{2t \log \log t}} = 1 \quad a.s.$$

引理 1.37. 对任意的 $a > 0$,

$$\frac{a}{a^2 + 1} \exp \left\{ -\frac{a^2}{2} \right\} \leq \int_a^\infty \exp \left\{ -\frac{x^2}{2} \right\} dx < \frac{1}{a} \exp \left\{ -\frac{a^2}{2} \right\}.$$

证明: 求导验算. □

证明: [重对数律]

(1) 上界. 首先对固定的 $\theta > 1$, 上界对子列 B_{θ^k} 成立. 由上引理得

$$\mathbb{P}(B_{\theta^k} \geq \sqrt{2\theta^k \log \log \theta^k} (1 + \varepsilon)) \leq \exp \{ -(1 + \varepsilon)^2 \log \log \theta^k \} = \frac{1}{(k \log \theta)^{(1+\varepsilon)^2}}.$$

所以

$$\sum_{k \geq 1} \mathbb{P}(B_{\theta^k} \geq \sqrt{2\theta^k \log \log \theta^k} (1 + \varepsilon)) < +\infty.$$

由 Borel-Cantelli 引理知

$$\limsup_{k \rightarrow \infty} \frac{B_{\theta^k}}{\sqrt{2\theta^k \log \log \theta^k}} \leq 1 + \varepsilon, \quad a.s.$$

再由 ε 的任意性, 可以选一系列 $\varepsilon_n \downarrow 0$, 得

$$\limsup_{k \rightarrow \infty} \frac{B_{\theta^k}}{\sqrt{2\theta^k \log \log \theta^k}} \leq 1, \quad a.s.$$

再证上界. 对任意的 $t > \theta$, 存在 $k = k(t)$, 使得 $\theta^k \leq t < \theta^{k+1}$. 则有

$$\begin{aligned} & \mathbb{P} \left(\sup_{\theta^k \leq s < \theta^{k+1}} |B_s - B_{\theta^k}| > \sqrt{(\theta - 1)\theta} \sqrt{2\theta^k \log \log \theta^k} \right) \\ &= \mathbb{P} \left(\sup_{0 \leq s < \theta^{k+1} - \theta^k} |B_s - B_{\theta^k}| > \sqrt{(\theta - 1)\theta} \sqrt{2\theta^k \log \log \theta^k} \right) \\ &= 2\mathbb{P} \left(|B_{\theta^{k+1}} - B_{\theta^k}| > \sqrt{(\theta - 1)\theta} \sqrt{2\theta^k \log \log \theta^k} \right) \\ &\leq 2 \exp \{ -\theta \log \log \theta^k \} = \frac{2}{(k \log \theta)^\theta}. \end{aligned}$$

由 Borel-Cantelli 引理知

$$\limsup_{k \rightarrow \infty} \frac{\sup_{\theta^k \leq s < \theta^{k+1}} |B_s - B_{\theta^k}|}{\sqrt{2\theta^k \log \log \theta^k}} \leq \sqrt{(\theta - 1)\theta}, \quad a.s.$$

再由 $B_t \leq B_{\theta^k} + \sup_{\theta^k \leq s < \theta^{k+1}} |B_s - B_{\theta^k}|$, 得

$$\limsup_{t \rightarrow \infty} \frac{B_t}{\sqrt{2t \log \log t}} \leq 1 + \sqrt{(\theta - 1)\theta} \quad a.s.$$

选 $\theta_n \downarrow 1$, 得上界成立.

(2) 下界. 对固定的 $\theta > 1$, 由上界和布朗运动的对称性, 有

$$\limsup_{k \rightarrow \infty} \frac{|B_{\theta^k}|}{\sqrt{2\theta^k \log \log \theta^k}} \leq 1, \quad a.s.$$

对任意的 $\delta > 0$, 对很大的 $k > 1$,

$$\mathbb{P}(B_{\theta^{k+1}} - B_{\theta^k} \geq (1 - \delta)\sqrt{2\theta^k(\theta - 1) \log \log \theta^k}) \geq \frac{1}{(k \log \theta)^{(1-\delta/2)^2}}.$$

由 Borel-Cantelli 引理和 δ 的任意性, 我们有

$$\limsup_{k \rightarrow \infty} \frac{B_{\theta^{k+1}} - B_{\theta^k}}{\sqrt{2\theta^k(\theta - 1) \log \log \theta^k}} \geq 1, \quad a.s.$$

再由 $B_{\theta^{k+1}} \geq B_{\theta^k} + B_{\theta^{k+1}} - B_{\theta^k} - |B_{\theta^k}|$, 得:

$$\limsup_{k \rightarrow \infty} \frac{B_{\theta^{k+1}}}{\sqrt{2\theta^k(\theta - 1) \log \log \theta^k}} \geq \sqrt{\frac{\theta - 1}{\theta}} - \sqrt{\frac{1}{\theta}}, \quad a.s.$$

所以

$$\limsup_{t \rightarrow \infty} \frac{B_t}{\sqrt{2t \log \log t}} \geq \sqrt{\frac{\theta - 1}{\theta}} - \sqrt{\frac{1}{\theta}} \quad a.s.$$

选 $\theta_n \rightarrow \infty$, 得下界成立.

□