

随机微分方程作业

姓名: 李新鹏 学号: 202318000206005

一、

设 (Ω, \mathcal{F}, P) 是一个概率空间, $\{\mathcal{F}_t, t \geq 0\}$ 是 \mathcal{F} 的一族子 σ 代数, $X = \{X_t, t \geq 0\}$ 是 (Ω, \mathcal{F}, P) 上的随机过程。

- (1) **停时的理解**: 停时是一个随机变量 $\tau: \Omega \rightarrow [0, \infty)$, 满足对任意 $t \geq 0$, 事件 $\{\tau \leq t\} \in \mathcal{F}_t$ 。例如, 布朗运动首次击中某点的时间是停时。
- (2) **马氏过程的理解**: 马氏过程要求未来状态的条件分布仅依赖于当前状态, 与过去无关。在数学上表示为对 $s < t$, 有

$$P(X_t \in A \mid \mathcal{F}_s) = P(X_t \in A \mid X_s) \quad \text{a.s.}$$

例如, 布朗运动是马氏过程。

- (3) **例子**: 考虑 Barlow 的二维扩散过程例子。该过程在平面上的扩散系数在垂直线 $x = 0$ 处不连续: 当从左侧 $x < 0$ 接近时, 水平扩散系数为 σ_1 ; 当从右侧 $x > 0$ 接近时, 水平扩散系数为 σ_2 。状态空间仅记录位置 (x, y) , 而未记录到达方向。这一过程是马氏的, 因为当前位置唯一决定了扩散系数。然而, 当停时 τ 为首次到达 $x = 0$ 的时间时, 未来行为依赖于进入方向 (左或右), 而状态 $(0, y)$ 本身无法提供这一信息, 导致强马氏性不成立。因此, 该过程是马氏过程但不是强马氏过程。

二、

- (1) **布朗运动的定义**: 一维 \mathcal{F}_t -布朗运动 $(W_t)_{t \geq 0}$ 满足:

- $W_0 = 0$;
- 轨道是连续的;
- 对 $s < t$, 增量 $W_t - W_s$ 独立于 \mathcal{F}_s , 且服从 $N(0, t - s)$ 的正态分布。

- (2) **证明 W_t 是鞅**: 对 $s \leq t$,

$$\mathbb{E}[W_t \mid \mathcal{F}_s] = \mathbb{E}[W_s + (W_t - W_s) \mid \mathcal{F}_s] = W_s + \mathbb{E}[W_t - W_s] = W_s.$$

故 W_t 是 \mathcal{F}_t -鞅。

- (3) **证明 (B_t) 的性质**: 首先 $B_0 = 0$ 且 B_t 轨道连续。其次由布朗运动的独立增量性, $B_t = W_{t+r} - W_r$ 的增量独立于 $\mathcal{F}_r = \mathcal{G}_0$ 。且 $B_t - B_s = W_{t+r} - W_{s+r}$ 独立于 \mathcal{G}_s , 服从 $N(0, t - s)$ 。故 (B_t) 是 \mathcal{G}_t -布朗运动。

三、

- (1) **下鞅证明**: 由 Jensen 不等式, $|W_t|$ 是下鞅。又因 $e^{\lambda x}$ 为凸增函数, 故 $X_t = e^{\lambda |W_t|}$ 也是下鞅。

(2) **概率不等式**: 应用 Doob 极大不等式于 $X_t = e^{\lambda W_t}$, 取 $\lambda = x/t$, 得

$$P\left(\sup_{0 \leq s \leq t} |W_s| > x\right) = P\left(\sup_{0 \leq s \leq t} |X_s| > e^{\frac{x^2}{t}}\right) \leq 2e^{-\frac{x^2}{2t}}.$$

(3) **概率不等式**: 由 Burkholder-Davis-Gundy 不等式, 存在常数 c 使得

$$\mathbb{E}\left[\sup_{0 \leq s \leq t} |x_s|^2\right] \leq c\mathbb{E}\left[\int_0^t \sigma_s^2 ds\right] \leq 4ct.$$

从而知 x_t 的指数是连续鞅, 再由指数鞅不等式易得

$$P\left(\sup_{0 \leq s \leq t} |x_s| > x\right) \leq 2e^{-\frac{x^2}{8t}}.$$

(4) **指数可积性**:

给定随机过程 $x_t = \int_0^t \sigma_s dW_s$, 其中 $1/2 \leq |\sigma_s| \leq 2$ 。其二次变差为:

$$\langle x \rangle_t = \int_0^t \sigma_s^2 ds \quad \implies \quad \frac{1}{4}t \leq \langle x \rangle_t \leq 4t.$$

由 Dambis-Dubins-Schwarz 定理, 存在标准布朗运动 $\{B_s\}_{s \geq 0}$, 使得:

$$x_t = B_{\langle x \rangle_t}.$$

则停时 $\tau_1 = \inf\{t > 0 : |x_t| > 1\}$, 对应的布朗运动满足:

$$|x_{\tau_1}| = |B_{\langle x \rangle_{\tau_1}}| = 1.$$

根据二次变差的下界 $\langle x \rangle_{\tau_1} \geq \frac{1}{4}\tau_1$, 可知:

$$\tau'_1 \leq \langle x \rangle_{\tau_1} \leq 4\tau_1,$$

其中 $\tau'_1 = \inf\{s : |B_s| \geq 1\}$ 为标准布朗运动首次到达 1 的时间。

而对于标准布朗运动, 其首次通过时间 τ'_1 的矩生成函数满足:

$$\mathbb{E}\left[e^{\mu\tau'_1}\right] < \infty \quad \text{当且仅当} \quad \mu < \frac{\pi^2}{8}.$$

结合 $\tau'_1 \leq 4\tau_1$, 可得:

$$\mathbb{E}[e^{\mu\tau_1}] \leq \mathbb{E}\left[e^{4\mu\tau'_1}\right].$$

因此, 当 $4\mu < \frac{\pi^2}{8}$ 即 $\mu < \frac{\pi^2}{32}$ 时, 有:

$$\mathbb{E}[e^{\mu\tau_1}] \leq \mathbb{E}\left[e^{\frac{\pi^2}{8}\tau'_1}\right] < \infty.$$

(5) **高维推广**: 各分量独立, 二次变差被控制, 因此可推广到高维情形。

四、

记 $g_t = -\dot{h}_t$, 由 Girsanov 定理知

$$X_t = W_t - \int_0^t g_s ds$$

在 \mathbb{Q} 下是标准布朗运动, 其中

$$\log \frac{d\mathbb{Q}}{d\mathbb{P}} = \int_0^t g_s dW_s - \frac{1}{2} \int_0^t g_s^2 ds,$$

从而知

$$\int_0^t g_s dX_s = \int_0^t g_s dW_s - \int_0^t g_s^2 ds,$$

两边在 \mathbb{Q} 下取期望得

$$\mathbb{E}_{\mathbb{Q}} \left[\int_0^t g_s dW_s \right] = \int_0^t g_s^2 ds$$

因此我们有

$$H(Q|P) = \mathbb{E}_{\mathbb{Q}} \left[\log \frac{d\mathbb{Q}}{d\mathbb{P}} \right] = \mathbb{E}_{\mathbb{Q}} \left[\int_0^t g_s dW_s \right] - \frac{1}{2} \int_0^t g_s^2 ds = \frac{1}{2} \int_0^t g_s^2 ds = \frac{1}{2} \int_0^t \dot{h}_s^2 ds.$$

五、

若解 u 存在, 则由调和函数性质,

$$u(0) = \mathbb{E}_0[u(W_{\tau_D})]$$

表示从原点出发的布朗运动先击中原点的概率。但在 $d \geq 2$ 时, 原点为极点, 布朗运动几乎不击中原点, 因此 $u(0) = 0$ 。这与 $u(0) = 1$ 矛盾, 故解不存在。

六、

定义扩散过程 X_t , 满足随机微分方程:

$$dX_t = \sigma(X_t) dW_t + b(X_t) dt,$$

其中 σ 满足 $\sigma \sigma^\top = (a_{ij})$, $b = (b_1, \dots, b_d)$ 。

对 u 沿扩散过程应用 Itô 公式:

$$du(X_t) = (a_{ij}(X_t) \partial_{ij} u(X_t) + b_i(X_t) \partial_i u(X_t)) dt + \partial_i u(X_t) \sigma_{ik}(X_t) dW_t^k.$$

由 $Lu \geq 0$ 得

$$du(X_t) \geq \partial_i u(X_t) \sigma_{ik}(X_t) dW_t^k.$$

两边取期望得

$$\mathbb{E}[u(X_t)] \geq u(x_0).$$

假设 u 在 $x_0 \in D$ 处取得最大值。若 u 非常数, 则存在邻域 $B_\epsilon(x_0)$ 使得 $u(x) \leq u(x_0)$ 。由 Support 定理, 扩散路径可无限接近确定性轨迹, 因此有:

$$\mathbb{E}[u(X_t)] \leq u(x_0),$$

故 u 在 x_0 邻域内必为常数。

定义集合 $S = \{x \in D \mid u(x) = u(x_0)\}$ 。由于：

- S 非空（含 x_0 ）且闭（ u 连续），
- S 为开集（局部恒等性），

由 D 的连通性得 $S = D$ ，即 u 为全局常数。

因此若 u 不恒为常数，则其最大值只能出现在边界 ∂D 。

七、

考虑最优值函数 $u(t, x) = \inf_{\alpha \in \mathcal{A}} J(t, x; \alpha)$ 。根据动态规划原理，对任意 $h > 0$ 满足 $t + h \leq T$ ，有：

$$u(t, x) = \inf_{\alpha \in \mathcal{A}} \mathbb{E}_{t, x} [u(t + h, X_{t+h}^\alpha)].$$

由于 $dX_t^\alpha = \sigma(X_t^\alpha, \alpha_t) dW_t$ ，协方差矩阵为 $d\langle X^i, X^j \rangle_t = \sigma_{ik} \sigma_{jk} dt$ ，由伊藤公式得：

$$du = \partial_t u dt + \nabla u \cdot \sigma dW_t + \frac{1}{2} \sigma_{ik} \sigma_{jk} \partial_{ij}^2 u dt.$$

在区间 $[t, t + h]$ 上积分后取期望：

$$\mathbb{E}_{t, x} [u(t + h, X_{t+h}^\alpha)] - u(t, x) = \mathbb{E}_{t, x} \left[\int_t^{t+h} \left(\partial_t u + \frac{1}{2} \sigma_{ik} \sigma_{jk} \partial_{ij}^2 u \right) ds \right].$$

由动态规划原理，当 $h \rightarrow 0$ 时：

$$u(t, x) = \inf_{\alpha \in \mathcal{A}} \left\{ u(t, x) + \mathbb{E}_{t, x} \left[\int_t^{t+h} \left(\partial_t u + \frac{1}{2} \sigma_{ik} \sigma_{jk} \partial_{ij}^2 u \right) ds \right] \right\} + o(h).$$

两边消去 $u(t, x)$ 并除以 h ，取极限得：

$$0 = \inf_{\alpha \in \mathcal{A}} \left\{ \partial_t u + \frac{1}{2} \sigma_{ik} \sigma_{jk} \partial_{ij}^2 u \right\}.$$

由此得到 Hamilton-Jacobi-Bellman 方程：

$$\begin{cases} \partial_t u + \frac{1}{2} \inf_{\alpha \in \mathcal{A}} \{ \sigma_{ik}(x, \alpha) \sigma_{jk}(x, \alpha) \partial_{ij}^2 u \} = 0, \\ u(T, x) = g(x). \end{cases}$$

其中，对重复指标 k 求和，且边界条件由 $J(T, x; \alpha) = g(x)$ 直接给出。