

二.随机过程的分类及其例子

- 根据参数集与状态空间离散与否,随机过程可分为
 - 离散参数,离散状态的随机过程
 - 离散参数,连续状态的随机过程
 - 连续参数,离散状态的随机过程
 - 连续参数,连续状态的随机过程

进一步的举例

例2.1.1 伯努利过程与二项过程(离散参数,离散状态)

设有随机过程 $\mathbf{X}=\{\mathbf{X}_n, n=1, 2, \dots, \}$,
其中随机变量 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$, 相互独立同分布.

如果 X_n 同服从0-1分布, 则称 \mathbf{X} 为伯努利过程.

伯努利过程描述了一系列独立同分布的随机试验.

如果令 $S_n = \sum_{k=1}^n X_k, \quad S_0 = 0$

则称 $\mathbf{S}=\{S_n, n=0,1,2, \dots, \}$ 为二项过程.

例2.2.2 严高斯白噪声过程(离散参数,连续状态)

设有随机过程 $\mathbf{X}=\{\mathbf{X}_n, n=1, 2, \dots, \}$,
其中 $\mathbf{X}_1, \mathbf{X}_2, \dots, \mathbf{X}_n, \dots$, 相互独立同分布.

如果 \mathbf{X}_n 同服从高斯分布 $N(0, \sigma^2)$,
则称 \mathbf{X} 为严高斯白噪声过程.

例2.2.3.泊松过程（连续参数离散状态）

称随机过程 $N=\{N_t, t \geq 0\}$ 是参数为 λ 的泊松过程，如果 N 它满足以下三条件：

(1) $N_0 = 0$

(2) 对任意的 $0 \leq s < t$, 增量 $N_t - N_s$ 服从参数为 $\lambda(t-s)$ 的泊松分布，即

$$P(N_t - N_s = k) = \frac{(\lambda(t-s))^k e^{-\lambda(t-s)}}{k!}, k = 0, 1, 2, \dots$$

(3) 对任意的 $n \geq 2$, 及 $0 \leq t_0 < t_1 < \dots < t_n < \dots$, n 个增量

$N_{t_n} - N_{t_{n-1}}, \dots, N_{t_2} - N_{t_1}, N_{t_1} - N_{t_0}$ 是相互独立的随机变量.

其中(2)(3)合称为平稳独立增量性。

例2.2.4.正态(高斯)过程

设 $X = \{X_t, t \in T\}$ 是一实值随机过程,若对任意 $n \geq 1$ 及 $t_1, t_2, \dots, t_n \in T$, n 维随机变量 $(X_{t_1}, X_{t_2}, \dots, X_{t_n})$ 服从 n 维正态分布,则称 X 是正态(高斯).过程

如参数集为 $T=[0, +\infty)$, X 就是连续参数连续状态随机过程.

回顾：n维正态分布定义及性质

定义 如果n维随机变量 (X_1, X_2, \dots, X_n) 有联合概率密度函数

$$f(\mathbf{x}) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2} |\mathbf{B}|^{1/2}} e^{-\frac{1}{2}(\mathbf{x}-\boldsymbol{\mu})^T \mathbf{B}^{-1} (\mathbf{x}-\boldsymbol{\mu})}$$

则称 (X_1, X_2, \dots, X_n) 服从均值向量为 $\boldsymbol{\mu}$ ，协方差矩阵为 \mathbf{B} 的是n维正态分布. 记 $N(\boldsymbol{\mu}, \mathbf{B})$

性质 设 $\mathbf{X}=(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 服从 n 维正态分布 $N(\mu, B)$, 则

(1) $Y=\sum_{k=1}^n l_k X_k$ (l_k 是常数) 服从一维正态分布.

即 Y 服从 $N\left(\sum_{k=1}^n l_k \mu_k, \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n l_i l_k \text{cov}(X_i, X_k)\right)$

(2) X 的 m ($m < n$)个分量服从 m 维正态分布.

(3) $\mathbf{Y}=\mathbf{XC}$ 服从 m 维正态分布 $N(\mu C, C^T B C)$.

(这里 C 是 $n \times m$ 矩阵)

补例5. 设 $X_t = A \cos \omega t + B \sin \omega t, t \in R,$

其中 A, B 为相互独立的, 且都服从正态分布 $N(0, \sigma^2)$ 的随机变量, ω 是常数.

证明: 随机过程 $X = \{X_t, t \in R\}$ 是正态过程.

例2. 2.5. 设随机变量 R 和 Θ 相互独立，其中 R 服从瑞利分布，

密度函数为：
$$f(r) = \begin{cases} \frac{r}{\sigma^2} e^{-\frac{r^2}{2\sigma^2}}, & r \geq 0 \\ 0, & r < 0 \end{cases}$$

Θ 服从 $[0, 2\pi]$ 上均匀分布.

定义：

$$X_t = R \cos(\Theta + at), \quad t \in R, a \text{ 为常数}$$

验证：随机过程 $X = \{X_t, t \in R\}$ 为正态过程.

提示: $f_{(\xi,\eta)}(x,y) = f_{(R,\Theta)}(\sqrt{x^2+y^2}, \arctan \frac{y}{x}) |J|$

$$= f_R(\sqrt{x^2+y^2}) \times f_\Theta(\arctan \frac{y}{x}) \times \frac{1}{\sqrt{x^2+y^2}}$$

$$= \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}}$$

$$(\text{其中}, |J| = \frac{\partial(R, \Theta)}{\partial(x, y)} = \begin{vmatrix} \frac{\partial R}{\partial x} & \frac{\partial R}{\partial y} \\ \frac{\partial \Theta}{\partial x} & \frac{\partial \Theta}{\partial y} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \frac{x}{\sqrt{x^2+y^2}} & \frac{y}{\sqrt{x^2+y^2}} \\ \frac{y}{x^2+y^2} & \frac{-x}{x^2+y^2} \end{vmatrix} = \frac{1}{\sqrt{x^2+y^2}})$$

➤ 根据样本轨道连续与否,随机过程可分为

- 连续轨道随机过程
- 跳跃轨道随机过程

例2.2.6（连续轨道随机过程） 设 $\xi(\omega)$, $\eta(\omega)$ 是定义在同一概率空间上的两个随机变量。定义随机过程 $X=\{X_t: t \geq 0\}$ 为：

$$X_t = \xi(\omega) + t \eta(\omega)$$

则 X 是一个连续轨道随机过程。

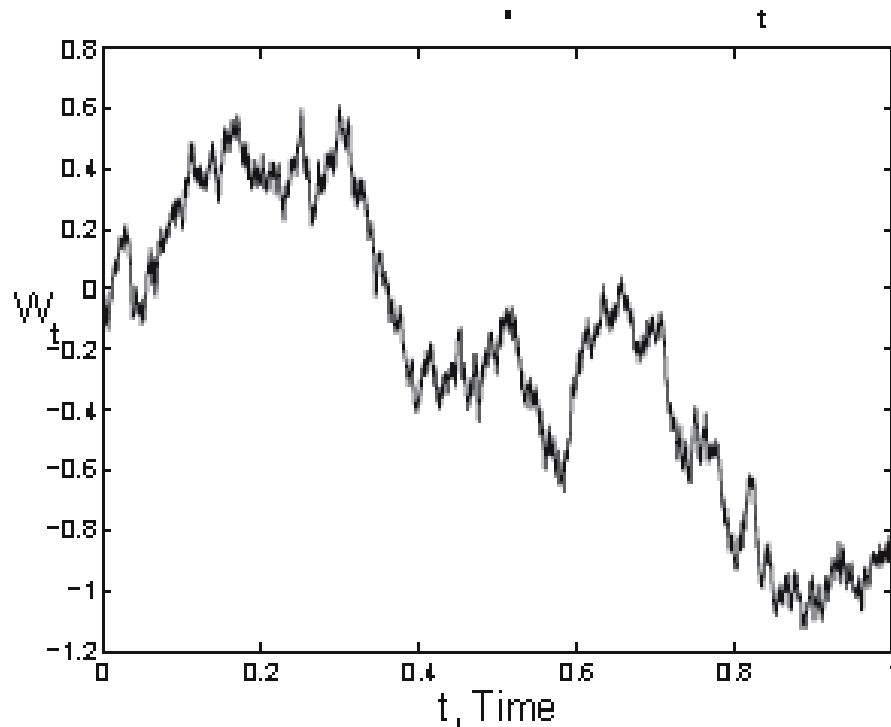
例2.2.7 标准布朗运动(维纳过程) (连续轨道)

若实随机过程 $W=\{W_t, t \geq 0\}$ 满足:

- (1) $W_0 = 0$
- (2) $W = \{W_t, t \geq 0\}$ 是平稳的独立增量过程.
- (3) 对任意的 $0 \leq s < t$, 有 $W_t - W_s \sim N(0, (t - s))$

则称随机过程 W 是标准布朗运动(维纳过程).

布朗运动是连续轨道， 以下是其仿真样本轨道



定义2.2.1 复合泊松过程 设 $N = \{N_t, t \geq 0\}$ 是参数为 λ 的泊松过程, $\{Y_k, k=1, 2, \dots\}$ 是一列独立同分布的随机变量, 且与 N 独立.

$$\text{令 } X_t = \sum_{k=1}^{N_t} Y_k, t \geq 0$$

称 $X = \{X_t, t \geq 0\}$ 为复合泊松过程. (轨道不连续)

若将 N_t 表示 $[0,t)$ 内的随机点数, Y_k 表示第 k 个随机点所携带的某种(能)量,则总量为

$$X_t = \sum_{k=1}^{N_t} Y_k$$

即 $X=\{X_t, t \geq 0\}$ 为复合泊松过程.

轨道不连续的随机过程——泊松过程

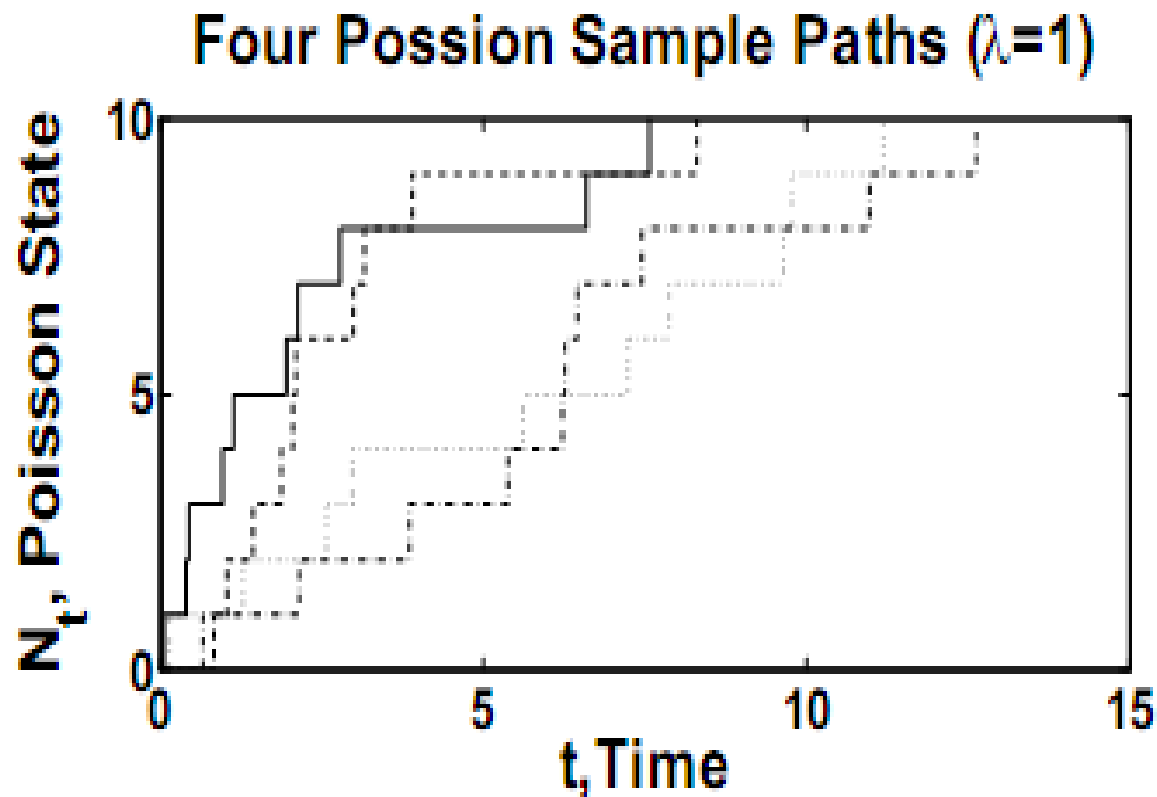


图 4.2 四条泊松过程的仿真样本轨道

- 根据随机过程增量满足的性质，随机过程可分为
- 正交增量过程
 - 独立增量过程
 - 平稳的独立增量过程

正交增量过程定义

设 $X=\{X_t, t \in T\}$ 是实值随机过程，若对任意的
 $t_1 < t_2 \leq t_3 < t_4 \in T$ 都有

$$E[(X_{t_2} - X_{t_1})(X_{t_4} - X_{t_3})] = 0$$

则称 X 是一正交增量过程.

注：这里将 $E[XY]$ 视为内积

独立增量过程

设 $X=\{X_t, t \in T\}$ 是一随机过程，如果对任意的 $n \geq 3$

和任意的 $t_1 < t_2 < \cdots < t_n \in T$ ，有

$$X_{t_2} - X_{t_1}, X_{t_3} - X_{t_2}, \cdots, X_{t_n} - X_{t_{n-1}}$$

是相互独立的随机变量，则称 X 是独立增量过程.

平稳增量过程

设 $X=\{X_t, t \in T\}$ 是一随机过程, 如果对 $\forall s < t \in T$,

有 $X_t - X_s$ 的分布仅依赖于 $t - s$

则称 X 是平稳增量过程.

平稳的独立增量过程:

泊松过程、复合泊松过程、布朗运动均为平稳的独立增量过程.

- 根据随机过程数字特征存在与否，随机过程可分为
- 二阶矩过程
 - p -阶矩过程 ($p \geq 3$)

二阶矩过程

若随机过程 $X=\{X_t, t \in T\}$ 的二阶矩存在,
则称 X 是二阶矩过程.

注：二阶矩过程的均值函数与相关函数一定存在

➤ 根据随机过程马氏性存在与否，随机过程可分为

- 马氏过程
- 非马氏过程

➤ 根据随机过程的平稳性，随机过程可分为

- 平稳过程
- 非平稳过程

随机过程可推广到

➤ 多维随机过程

定义 设 $\{X_t, t \in T\}$ 和 $\{Y_t, t \in T\}$ 是定义在同一概率空间 (Ω, \mathcal{F}, P) 上的两个实随机过程.
则称 $\{X_t, Y_t, t \in T\}$ 是二维随机过程.

➤ 复随机过程

定义 设 $\{X_t, t \in T\}$ 和 $\{Y_t, t \in T\}$ 是定义在同一概率空间 (Ω, \mathcal{F}, P) 上的两个实随机过程.令

$$Z_t = X_t + jY_t \quad t \in T$$

则称 $\{Z_t, t \in T\}$ 是复随机过程.