

# 《方兆本随机过程第三版》答案整理

ypa

2022.12.19

Last Modified: 2023 年 3 月 16 日

## 0 前言

尚未完成的题目:

(一) 1.11

(二) 2.5

(三) 3.25-3.31

(四) 4.9 4.18 4.19 4.30 4.32 4.33 4.35-4.42

第三章 Markov 过程中纯生过程、生灭过程、分支过程不讲; 第四章平稳过程中白噪声序列、 $AR(p)$  模型、Yule-Walker 方程等不讲

欢迎访问主页<http://home.ustc.edu.cn/~cc22155> 本答案的 PDF 文件和 LaTeX 文件可在主页下载,

- <http://home.ustc.edu.cn/~cc22155/resource/SPanswer.pdf>
- <http://home.ustc.edu.cn/~cc22155/resource/SPanswer.tex>

如有错漏, 欢迎联系 [lzw2003@mail.ustc.edu.cn](mailto:lzw2003@mail.ustc.edu.cn)

## 目录

0 前言	1
1 第一章 引论	2
2 第二章 Poisson 过程	12
3 第三章 Markov 过程	23
4 第四章 平稳过程	42
参考文献	59
A 符号说明	60

# 1 第一章 引论

**1.1** 令  $X(t)$  为二阶矩存在的随机过程. 试证它是宽平稳的当且仅当  $\mathbb{E}[X(s)]$  与  $\mathbb{E}[X(s)X(s+t)]$  都不依赖  $s$ .

Solution

充分性:

若  $\mathbb{E}[X(s)]$  与  $\mathbb{E}[X(s)X(s+s')]$  都不依赖  $s$

则  $\mathbb{E}[X(s)] = \text{常数 } m, \mathbb{E}[X(s)X(s+s')] = f(t)$

令  $s' = s + t$ ,

$$\therefore \mathbb{E}[X(s)X(s')] = f(s' - s)$$

$$\begin{aligned}\therefore R_X(s, s') &= \mathbb{E}[X(s)X(s')] - \mathbb{E}[X(s)]\mathbb{E}[X(s')] \\ &= f(t - s) - m^2\end{aligned}$$

$\therefore X(t)$  是宽平稳的

必要性:

若  $X(t)$  宽平稳则  $\mathbb{E}[X(s)]$  为常数  $m$ , 即  $\mathbb{E}[X(s)]$  与  $s$  无关

则

$$\begin{aligned}R_X(s, s') &= \mathbb{E}[X(s)X(s')] - \mathbb{E}[X(s)]\mathbb{E}[X(s')] \\ &= g(s' - s)\end{aligned}$$

令  $s' = s + t$

则  $\mathbb{E}[X(s)X(s+t)] = m^2 + g(t)$  与  $s$  无关

**1.2** 记  $U_1, \dots, U_n$  为在  $(0, 1)$  中均匀分布的独立随机变量. 对  $0 < t, x < 1$  定义

$$I(t, x) = \begin{cases} 1, & x \leq t, \\ 0, & x > t, \end{cases}$$

并记  $X(t) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n I(t, U_k), 0 \leq t \leq 1$ , 这是  $U_1, \dots, U_n$  的经验分布函数. 试求过程  $X(t)$  的均值和协方差函数.

Solution

$$\mathbb{E}[X(t)] = \mathbb{E}\left[\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n I(t, U_k)\right] = \mathbb{E}[I(t, U_1)] = \int_0^t 1 \, dx = t$$

$$\begin{aligned}
R_X(s, t) &= \mathbb{E}[X(s)X(t)] - \mathbb{E}[X(s)]\mathbb{E}[X(t)] \\
&= \mathbb{E}\left[\frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n I(s, U_i) \cdot \sum_{j=1}^n I(t, U_j)\right] - st \\
&= \frac{1}{n^2} \left\{ (n^2 - n) \mathbb{E}[I(s, U_1) \cdot I(t, U_2)] + n \mathbb{E}[I(s, U_1) \cdot I(t, U_1)] \right\} - st \\
&= \frac{1}{n^2} [(n^2 - n)st + n \cdot \min(s, t)] - st \\
&= \frac{1}{n} [\min(s, t) - st]
\end{aligned}$$

**1.3** 令  $Z_1, Z_2$  为独立的标准正态随机变量, 均值为 0, 方差为  $\sigma^2$ ,  $\lambda$  为实数. 定义过程  $X(t) = Z_1 \cos \lambda t + Z_2 \sin \lambda t$ . 试求  $X(t)$  的均值函数和协方差函数. 它是宽平稳的吗?

Solution

$$\begin{aligned}
\mathbb{E}[X(t)] &= \mathbb{E}(Z_1) \cos \lambda t + \mathbb{E}(Z_2) \sin \lambda t = 0 \\
R_X(s, t) &= \text{Cov}[(Z_1 \cos \lambda s + Z_2 \sin \lambda s), (Z_1 \cos \lambda t + Z_2 \sin \lambda t)] \\
&= \text{Cov}(Z_1, Z_1) \cos \lambda s \cos \lambda t + \text{Cov}(Z_2, Z_2) \sin \lambda s \sin \lambda t \\
&= \sigma^2 \cos \lambda(s - t)
\end{aligned}$$

$R_X(s, t)$  只与  $s - t$  有关, 故是宽平稳的

**1.4** Poisson 过程  $X(t), t \geq 0$  满足

- (i)  $X(t) = 0$
- (ii) 对  $t > s$ ,  $X(t) - X(s)$  服从均值为  $\lambda(t - s)$  的 Poisson 分布
- (iii) 过程是有独立增量的.

试求其均值函数和协方差函数. 它是宽平稳的吗?

Solution <sup>1</sup>

$$\begin{aligned}
\mathbb{E}[X(t)] &= \mathbb{E}[X(t) - X(0)] = \lambda t \\
R_X(s, t) &= \text{Cov}[X(t), X(s)] \\
&= \text{Cov}[(X(s) - X(t) + X(t) - X(0)), (X(t) - X(0))] \\
&= \text{Cov}(X(t) - X(0), X(t) - X(0)) \quad (\text{独立增量}) \\
&= \lambda t \quad (s \geq t)
\end{aligned}$$

均值不为常数, 协方差非仅与  $\tau = s - t$  有关, 故非宽平稳

---

<sup>1</sup>注意答案中的协方差函数假设  $s \geq t$

**1.5**  $X(t)$  为第 4 题中的 Poisson 过程. 记  $Y(t) = X(t+1) - X(t)$ , 试求过程  $Y(t)$  的均值函数和协方差函数, 并研究其平稳性.

Solution

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[Y(t)] &= \mathbb{E}[X(t+1)] - \mathbb{E}[X(t)] = \lambda \\ R_X(s, t) &= \text{Cov}(X(s+1) - X(s), X(t+1) - X(t)) \\ &= \text{Cov}(X(s+1), X(t+1)) + \text{Cov}(X(s), X(t)) \\ &\quad - \text{Cov}(X(s), X(t+1)) - \text{Cov}(X(s+1), X(t)) \\ &= \lambda[\min(s+1, t+1) + \min(s, t) - \min(s, t+1) - \min(s+1, t)]\end{aligned}$$

令  $\beta = s - t$ , 当  $\beta > 1$  或  $\beta < -1$  时,  $R_Y(s, t) = 0$

当  $0 < \beta \leq 1$  时,  $R_Y(s, t) = \lambda(t+1+t-s-t) = \lambda(t-s+1)$

当  $-1 \leq \beta \leq 0$  时,  $R_Y(s, t) = \lambda(s+1+s-s-t) = \lambda(s-t+1)$

故为宽平稳

**1.6** 令  $Z_1$  和  $Z_2$  是独立同分布的随机变量.  $\mathbb{P}(Z_1 = -1) = \mathbb{P}(Z_1 = 1) = \frac{1}{2}$ . 记  $X(t) = Z_1 \cos \lambda t + Z_2 \sin \lambda t$ ,  $t \in \mathbb{R}$ . 试证  $X(t)$  是宽平稳的, 它是严平稳的吗?

Solution

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(Z_1) &= \mathbb{E}(Z_2) = 0 \\ \mathbb{E}[X(t)] &= \mathbb{E}(Z_1) \cos \lambda t + \mathbb{E}(Z_2) \sin \lambda t = 0 \\ R_X(s, t) &= \text{Cov}[(Z_1 \cos \lambda s + Z_2 \sin \lambda s), (Z_1 \cos \lambda t + Z_2 \sin \lambda t)] \\ &= \text{Cov}(Z_1, Z_1) \cos \lambda s \cos \lambda t + \text{Cov}(Z_2, Z_2) \sin \lambda s \sin \lambda t \\ &= 2\text{Var}(Z_1) \cos \lambda(s-t) \\ &= 2[\mathbb{E}(Z_1^2) - \mathbb{E}^2(Z_1)] \cos \lambda(s-t) \\ &= \cos \lambda(s-t)\end{aligned}$$

故是宽平稳

$$F_t(x) = \mathbb{P}(Z_1 \cos \lambda t + Z_2 \sin \lambda t \leq x)$$

考虑  $F_t(0) = \mathbb{P}(Z_1 \cos \lambda t + Z_2 \sin \lambda t \leq 0)$

当  $t = 0$  时  $F_t(0) = \mathbb{P}(Z_1 \leq 0) = \frac{1}{2}$

当  $t = \frac{\pi}{4\lambda}$  时  $F_t(0) = \mathbb{P}\left(\frac{\sqrt{2}}{2}(Z_1 + Z_2) \leq 0\right) = \frac{3}{4}$

$\therefore F_t(x)$  与  $t$  有关, 故  $X(t)$  不是严平稳过程

**1.7** 试证: 若  $Z_0, Z_1, \dots$  为独立同分布随机变量, 定义  $X_n = Z_0 + Z_1 + \dots + Z_n$ , 则  $\{X_n, n \geq 0\}$  是独立增量过程.

Solution

对  $\forall n$  及  $\forall t_1, \dots, t_n \in \{0, 1, 2, \dots\}, t_1 < t_2 < \dots < t_n$ , 有

$$\begin{cases} X(t_2) - X(t_1) = Z_{t_1+1} + \dots + Z_{t_2}, \\ X(t_3) - X(t_2) = Z_{t_2+1} + \dots + Z_{t_3}, \\ \vdots \\ X(t_n) - X(t_{n-1}) = Z_{t_{n-1}+1} + \dots + Z_{t_n}. \end{cases}$$

由题知  $Z_{t_1+1}, \dots, Z_{t_n}$  互相独立,

$\therefore (Z_{t_1+1}, \dots, Z_{t_2}), (Z_{t_2+1}, \dots, Z_{t_3}), \dots, (Z_{t_{n-1}+1}, \dots, Z_{t_n})$  互相独立,

$\therefore \{X_n, n \geq 0\}$  为独立增量过程.

**1.8** 若  $X_1, X_2, \dots$  为独立随机变量, 还要添加什么条件才能确保它是严平稳的随机过程?

**Solution**

若  $\{X_1, X_2, \dots\}$  严平稳, 则对任意正整数  $m$  和  $n$ ,  $X_m$  和  $X_n$  的分布都相同, 从而  $X_1, X_2, \dots$  是一列同分布的随机变量. 而当  $X_1, X_2, \dots$  是一列独立同分布的随机变量时, 对任意正整数  $k$  及  $n_1, \dots, n_k, k$  维随机向量  $(X_{n_1}, \dots, X_{n_k})$  的分布函数为 (记  $X_1, X_2, \dots$  的共同分布函数为  $F(x)$ )

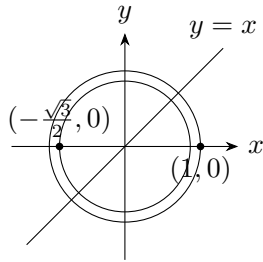
$$\begin{aligned} F_{X_{n_1}, \dots, X_{n_k}}(x_1, \dots, x_k) &= F_{X_{n_1}}(x_1) \cdots F_{X_{n_k}}(x_k) \\ &= F(x_1) \cdots F(x_k). \quad (-\infty < x_1, \dots, x_k < +\infty) \end{aligned}$$

这说明了  $(X_{n_1}, \dots, X_{n_k})$  的分布函数与  $n_1, \dots, n_k$  无关, 故  $\{X_1, X_2, \dots\}$  严平稳.

**1.9** 令  $X$  和  $Y$  是从单位圆内的均匀分布中随机选取一点所得的横坐标和纵坐标. 试计算条件概率

$$\mathbb{P}\left(X^2 + Y^2 \geq \frac{3}{4} \middle| X > Y\right).$$

**Solution**



由对称性得,

$$\begin{aligned} &\mathbb{P}\left(X^2 + Y^2 \geq \frac{3}{4} \middle| X > Y\right) \\ &= \frac{1}{2} \cdot \mathbb{P}\left(X^2 + Y^2 \geq \frac{3}{4}\right) \\ &= \frac{1}{2} \cdot \left(1 - \frac{3}{4}\right) = \frac{1}{8} \end{aligned}$$

**1.10** 粒子依参数为  $\lambda$  的 Poisson 分布进入计数器, 两粒子到达的时间间隔  $T_1, T_2, \dots$  是独立的参数为  $\lambda$  的指数分布随机变量. 记  $S$  是  $[0, 1]$  时段中的粒子总数. 时间区间  $I \subset [0, 1]$ , 其长度记为  $|I|$ . 试证明  $\mathbb{P}(T_1 \in I, S = 1) = \mathbb{P}(T_1 \in I, T_1 + T_2 > 1)$ , 并由此计算  $\mathbb{P}(T_1 \in I | S = 1) = |I|$ .

**Solution**

设  $W_i$  为第  $i$  个离子进入计数器时的时刻, 显然有  $W_n = \sum_{k=1}^n T_k$  那么有  $\{S = 1\} = \{W_2 > 1\} \Rightarrow \{T_1 \in$

$I, S = 1\} = \{S = 1\} = \{T_1 \in I, T_1 + T_2 > 1\}$  于是有

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(T_1 \in I, S = 1) &= \mathbb{P}(T_1 \in I, T_1 + T_2 > 1) \\ \mathbb{P}(T_1 \in I|S = 1) &= \frac{\mathbb{P}(T_1 \in I, S = 1)}{\mathbb{P}(S = 1)} \\ &= \frac{\mathbb{P}[N(t) = 0, N(t + |I|) = 1, N(1) = 1]}{\mathbb{P}[N(1) = 1]} \\ &= \frac{e^{-\lambda t} \cdot \lambda|I| \cdot e^{-\lambda|x|} \cdot e^{-\lambda(1-t-|I|)}}{\lambda e^{-\lambda}} \\ &= |I|\end{aligned}$$

**1.11**  $X, Y$  为两独立随机变量且分布相同. 证明  $\mathbb{E}(X|X + Y = z) = \mathbb{E}(Y|X + Y = z)$ . 并试求基于  $X + Y = z$  的  $X$  的最佳预报, 并求出预报误差  $\mathbb{E}(X - \phi(X + Y))^2$

Solution

本题暂缺

**1.12** 气体分子的速度  $V$  有三个垂直分量  $V_x, V_y, V_z$ , 它们的联合分布密度依 Maxwell-Boltzman 定律为

$$f_{V_x, V_y, V_z}(v_1, v_2, v_3) = \frac{1}{(2\pi kT)^{3/2}} \exp \left\{ - \left( \frac{v_1^2 + v_2^2 + v_3^2}{2kT} \right) \right\},$$

其中  $k$  是 Boltzman 常数,  $T$  为绝对温度, 给定分子的总动能为  $e$ . 试求  $x$  方向的动量的绝对值的期望值.

Solution

$$\begin{aligned}f_{V_x, V_y, V_z}(v_x, v_y, v_z) &= \frac{1}{(2\pi kT)^{3/2}} \exp \left\{ - \frac{v_x^2 + v_y^2 + v_z^2}{2kT} \right\} = \frac{e^{-\frac{v_x^2}{2kT}}}{\sqrt{2\pi}\sqrt{kT}} \cdot \frac{e^{-\frac{v_y^2}{2kT}}}{\sqrt{2\pi}\sqrt{kT}} \cdot \frac{e^{-\frac{v_z^2}{2kT}}}{\sqrt{2\pi}\sqrt{kT}} \\ V_x, V_y, V_z &\sim N(0, kT) \\ e &= \mathbb{E} \left[ \frac{1}{2} m V^2 \right] = \frac{1}{2} m \mathbb{E}[V^2] = \frac{1}{2} m \mathbb{E}[V_x^2 + V_y^2 + V_z^2] = \frac{1}{2} m \cdot 3kT = \frac{3mkT}{2} \\ m &= \frac{2e}{3kT} \\ \mathbb{E}[|p_x|] &= m \mathbb{E}[|v_x|] = m \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{kT}} |v_x| e^{-\frac{v_x^2}{2kT}} dv_x \\ &= \frac{2m}{(2\pi kT)^{\frac{1}{2}}} \int_0^{+\infty} v_x e^{-\frac{v_x^2}{2kT}} dv_x \\ &= m \sqrt{\frac{2kT}{\pi}} = \frac{2e}{3kT} \sqrt{\frac{2kT}{\pi}} = \frac{2e}{3} \sqrt{\frac{2}{\pi kT}}\end{aligned}$$

**1.13** 若  $X_1, X_2, \dots, X_n$  独立同分布. 它们服从参数为  $\lambda$  的指数分布. 试证  $\sum_{i=1}^n X_i$  是参数为  $(n, \lambda)$  的  $\Gamma$  分布, 其密度为

$$f(t) = \lambda \exp\{-\lambda t\} (\lambda t)^{n-1} / (n-1)!, \quad t \geq 0.$$

### Solution

$X_i$  的矩母函数为

$$g_{X_i}(t) = \int_0^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} \cdot e^{tx} dx = \frac{\lambda}{\lambda - t}$$

$$\because X_1, X_2, \dots, X_n \text{ i.i.d.} \quad \therefore g_{X_1, X_2, \dots, X_n}(t) = (g_{X_i}(t))^n = \left( \frac{\lambda}{\lambda - t} \right)^n$$

参数为  $(n, \lambda)$  的  $\Gamma$  分布的矩母函数为:

$$\begin{aligned} g_{\Gamma}(t) &= \int_0^{+\infty} \frac{\lambda e^{-\lambda x} (\lambda x)^{n-1}}{(n-1)!} \cdot e^{tx} dx \\ &= \frac{\lambda^n}{(n-1)!} \int_0^{+\infty} x^{n-1} e^{-(\lambda-t)x} dx \\ &\stackrel{u=(\lambda-t)x}{=} \frac{\lambda^n}{(n-1)!} \int_0^{+\infty} \frac{u^{n-1} e^{-u}}{(\lambda-t)^n} du \\ &= \frac{\lambda^n}{(n-1)!} \cdot \frac{1}{(\lambda-t)^n} \cdot \Gamma(n) \\ &= \frac{\lambda^n}{(n-1)!} \cdot \frac{1}{(\lambda-t)^n} \cdot (n-1)! = \left( \frac{\lambda}{\lambda-t} \right)^n \end{aligned}$$

$\sum_{i=1}^n X_i$  是参数为  $(n, \Gamma)$  的  $\Gamma$  分布

**1.14** 设  $X_1$  和  $X_2$  为相互独立的均值为  $\lambda_1$  和  $\lambda_2$  的 Poisson 随机变量. 试求  $X_1 + X_2$  的分布, 并计算给定  $X_1 + X_2 = n$  时  $X_1$  的条件分布.

### Solution

令  $Y = X_1 + X_2$

$$\begin{aligned} g_Y(t) &= g_{X_1}(t) g_{X_2}(t) \\ &= e^{\lambda_1(e^t-1)} e^{\lambda_2(e^t-1)} \\ &= e^{(\lambda_1+\lambda_2)(e^t-1)} \end{aligned}$$

$$\therefore Y \sim \text{Poi}(\lambda_1 + \lambda_2)$$

$\therefore$  给定  $X_1 + X_2 = n$  时  $X_1$  服从参数为  $p = \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}, n = n$  的二项分布

$$\begin{aligned} \mathbb{P}[X_1 + X_2 = n] &= \frac{e^{-(\lambda_1+\lambda_2)} (\lambda_1 + \lambda_2)^n}{n!} \\ \mathbb{P}[X_1 = m | X_1 + X_2 = n] &= \frac{\mathbb{P}[X_1 = m, X_1 + X_2 = n]}{\mathbb{P}[X_1 + X_2 = n]} = \frac{\mathbb{P}[X_1 = m, X_2 = n - m]}{\mathbb{P}[X_1 + X_2 = n]} \\ &= \frac{\frac{e^{-\lambda_1} \lambda_1^m}{m!} \cdot \frac{e^{-\lambda_2} \lambda_2^{n-m}}{(n-m)!}}{\frac{e^{-(\lambda_1+\lambda_2)} (\lambda_1 + \lambda_2)^n}{n!}} \\ &= \frac{\lambda_1^m \lambda_2^{n-m} n!}{m! (n-m)! \lambda_1^n \lambda_2^n} \\ &= \binom{n}{m} \left( \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2} \right)^m \left( \frac{\lambda_2}{\lambda_1 + \lambda_2} \right)^{n-m} \end{aligned}$$

故服从二项分布

**1.15** 若  $X_1, X_2, \dots$  独立且有相同的以  $\lambda$  为参数的指数分布,  $N$  服从几何分布, 即

$$\mathbb{P}(N = n) = \beta(1 - \beta)^{n-1}, n = 1, 2, \dots, 0 < \beta < 1.$$

试求随机和  $Y = \sum_{i=1}^N X_i$  的分布.

**Solution 1**

$$\mathbb{E}(e^{tY} | N = n) = g_X^n(t) = \left( \frac{\lambda}{\lambda - t} \right)^n \triangleq \alpha^n$$

$$\therefore g_Y(t) = \mathbb{E}[\mathbb{E}(e^{tY} | N)] = \mathbb{E}(\alpha^N) = \sum_{n=1}^{+\infty} \beta(1 - \beta)^{n-1} \alpha^n = \sum_{n=1}^{+\infty} \alpha\beta(\alpha - \alpha\beta)^{n-1}$$

当  $|\alpha - \alpha\beta| < 1$  时  $g_Y(t) = \frac{\alpha\beta}{1 - \alpha(1 - \beta)} = \frac{\lambda\beta}{\lambda\beta - t}$

$\therefore Y$  服从参数为  $\lambda\beta$  的指数分布

**Solution 2**

利用题 1.13 的结论

$$X_1, \dots, X_n \text{ i.i.d. } X_i \sim \text{Exp}(\lambda) \Rightarrow f(t) = \frac{\lambda e^{-\lambda t} (\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!}$$

$$\begin{aligned} f_Y(y) &= \sum_{n=1}^{\infty} f_{Y|N}(y|n) \mathbb{P}[N = n] = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\lambda^n e^{-\lambda t} t^{n-1}}{(n-1)!} \beta(1 - \beta)^{n-1} \\ &= \beta e^{-\lambda t} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\lambda^n [(1 - \beta)t]^{n-1}}{(n-1)!} \\ &= \lambda \beta e^{-\lambda t} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(\lambda t(1 - \beta))^{n-1}}{(n-1)!} \\ &= \lambda \beta e^{-\lambda t} \cdot e^{\lambda t(1 - \beta)} = \lambda \beta e^{-\lambda \beta t} \end{aligned}$$

**1.16** 若  $X_1, X_2, \dots$  独立同分布,  $P(X_i = \pm 1) = \frac{1}{2}$ .  $N$  与  $X_i, i \geq 1$  独立且服从参数为  $\beta$  的几何分布,  $0 < \beta < 1$ . 试求随机和  $Y = \sum_{i=1}^N X_i$  的均值, 方差和三、四阶矩.

**Solution 1**

使用矩母函数法。但据助教的习题提示, 没有使用 MATLAB 等软件, 矩母函数法求出来的应该是错误的 [4]

$$\mathbb{E}(e^{tY} | N = n) = g_X^n(t) = \mathbb{E}^n(e^{tY}) = \left( \frac{e^t + e^{-t}}{2} \right)^n$$

$$\therefore g_Y(t) = \mathbb{E}[\mathbb{E}(e^{tY} | N)] = \mathbb{E} \left[ \left( \frac{e^t + e^{-t}}{2} \right)^N \right] = \sum_{n=1}^{\infty} \left( \frac{e^t + e^{-t}}{2} \right)^n \beta(1 - \beta)^{n-1}$$



$$\therefore \mathbb{E}(Y) = g'_Y(0) = \sum_{n=1}^{\infty} n \left( \frac{e^t + e^{-t}}{2} \right)^{n-1} \beta(1-\beta)^{n-1} \frac{e^t - e^{-t}}{2} \Big|_{t=0} = 0$$

$$\mathbb{E}(Y^2) = g''_Y(0) = \sum_{n=1}^{\infty} \left[ n(n-1) \left( \frac{e^t + e^{-t}}{2} \right)^{n-2} \beta(1-\beta)^{n-1} \left( \frac{e^t - e^{-t}}{2} \right)^2 + \right. \\ \left. n \left( \frac{e^t + e^{-t}}{2} \right)^n \beta(1-\beta)^{n-1} \right] \Big|_{t=0} = \sum_{n=1}^{\infty} n \beta(1-\beta)^{n-1} = \frac{1}{\beta}$$

$$\text{Var}(Y) = \mathbb{E}(Y^2) - \mathbb{E}^2(Y) = \frac{1}{\beta^2}$$

$$\mathbb{E}(Y^3) = g_Y^{(3)}(0) \\ = \left( \sum_{n=1}^{\infty} \left\{ n \beta(1-\beta)^{n-1} \left[ (n-1) \left( \frac{e^t + e^{-t}}{2} \right)^{n-2} \frac{e^t - e^{-t}}{2} + \left( \frac{e^t + e^{-t}}{2} \right)^n \right] \right\} \right)' \Big|_{t=0} \\ = \sum_{n=1}^{\infty} \left\{ n \beta(1-\beta)^{n-1} \left[ (n-1)(n-2) \left( \frac{e^t + e^{-t}}{2} \right)^{n-2} \left( \frac{e^t - e^{-t}}{2} \right)^3 + \right. \right. \\ \left. \left. (n-1) \left( \frac{e^t + e^{-t}}{2} \right)^{n-2} \cdot 2 \cdot \frac{e^t - e^{-t}}{2} \cdot \frac{e^t + e^{-t}}{2} + n \cdot \left( \frac{e^t + e^{-t}}{2} \right)^{n-1} \cdot \frac{e^t - e^{-t}}{2} \right] \right\} \Big|_{t=0} \\ = 0$$

$$\mathbb{E}(Y^4) = g_Y^{(4)}(0) \\ = \sum_{n=1}^{\infty} \left\{ n \beta(1-\beta)^{n-1} \left[ (n-1) \left( \frac{e^t + e^{-t}}{2} \right)^{n-1} (e^t + e^{-t}) + n \left( \frac{e^t + e^{-t}}{2} \right)^n \right] \right\} \Big|_{t=0} \\ = \sum_{n=1}^{\infty} (3n^2 - 2n) \beta(1-\beta)^{n-1} = 3 \sum_{n=1}^{\infty} n^2 \beta(1-\beta)^{n-1} - 2 \sum_{n=1}^{+\infty} n \beta(1-\beta)^{n-1} \\ = 3 \left( \frac{1-\beta}{\beta^2} + \frac{1}{\beta^2} \right) - 2 \frac{1}{\beta^2} = \frac{6-5\beta}{\beta^2}$$

Solution 2

使用条件期望

$$\mathbb{E}(Y|N=n) = \mathbb{E}\left(\sum_{i=1}^N X_i \middle| N=n\right) = \mathbb{E}\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = n\mathbb{E}(X_i) = 0$$

$$\mathbb{E}(Y) = \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{E}(Y|N=n)\mathbb{P}(N=n) = 0$$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(Y^2|N=n) &= \mathbb{E}\left[\left(\sum_{i=1}^N X_i\right)^2 \middle| N=n\right] = \mathbb{E}\left(\sum_{i=1}^n X_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} X_i X_j\right) \\ &= n\mathbb{E}(X_i^2) + 2 \sum \mathbb{E}(X_i)\mathbb{E}(X_j) = n \end{aligned}$$

$$\mathbb{E}(Y^2) = \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{E}(Y^2|N=n)\mathbb{P}(N=n) = \sum_{i=1}^{\infty} n\mathbb{P}(N=n) = \sum_{i=1}^{\infty} n\beta(1-\beta)^{n-1} = \frac{1}{\beta}$$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(Y^3|N=n) &= \mathbb{E}\left(\sum_{i=1}^n X_i^3 + 3 \sum_{1 \leq i < j \leq n} X_i X_j^2 + 3 \sum_{1 \leq i < j \leq n} X_i^2 X_j\right) \\ &= \mathbb{E}\left(\sum_{i=1}^n X_i^3 + 3 \sum_{i \neq j} X_i^2 X_j\right) = n\mathbb{E}(X_i^3) + 3 \sum_{i \neq j} \mathbb{E}(X_i^2)\mathbb{E}(X_j) = 0 \end{aligned}$$

$$\mathbb{E}(Y^3) = \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{E}(Y^3|N=n)\mathbb{P}(N=n) = 0$$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(Y^4|N=n) &= \mathbb{E}\left(\sum_{i=1}^n X_i^4 + 4 \sum_{1 \leq i < j \leq n} X_i X_j^3 + 6 \sum_{1 \leq i < j \leq n} X_i^2 X_j^2 + 4 \sum_{1 \leq i < j \leq n} X_i^3 X_j\right) \\ &= \mathbb{E}\left(\sum_{i=1}^n X_i^4 + 4 \sum_{i \neq j} X_i^3 X_j + 6 \sum_{i \neq j} X_i^2 X_j^2\right) \\ &= n\mathbb{E}(X_i^4) + 0 + 6 \cdot \binom{n}{2} \mathbb{E}(X_i^2 X_j^2) = n + 6 \cdot \binom{n}{2} = 3n^2 - 2n \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(Y^4) &= \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{E}(Y^4|N=n)\mathbb{P}(N=n) = \sum_{i=1}^{\infty} 3n^2\beta(1-\beta)^{n-1} - 2 \sum_{i=1}^{\infty} n\beta(1-\beta)^{n-1} \\ &= \frac{6-5\beta}{\beta^2} \end{aligned}$$

计算  $\mathbb{E}(Y^4)$  时会出现一项  $\sum_{i=1}^{\infty} n^2\beta(1-\beta)^{n-1}$ , 计算方法如下:

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^{\infty} n^2\beta(1-\beta)^{n-1} &= \beta \sum_{i=1}^{\infty} [n(n-1) + n](1-\beta)^{n-1} \\ &= \beta \left[ \sum_{i=1}^{\infty} n(n-1)(1-\beta)^{n-1} + \sum_{i=1}^{\infty} n(1-\beta)^{n-1} \right] \\ &= \beta \left[ (1-\beta) \sum_{n=1}^{\infty} ((1-\beta)^n)'' + \sum_{n=1}^{\infty} ((1-\beta)^n)' \right] \\ &= \beta \left[ (1-\beta) \left( \frac{1}{\beta} - 1 \right)'' - \left( \frac{1}{\beta} - 1 \right)' \right] \\ &= \beta \left[ \frac{2\beta(1-\beta)}{\beta^3} + \frac{1}{\beta^2} \right] = \frac{2-\beta}{\beta^2} \end{aligned}$$

或者可以采用稍微有点数学性的方法:  $\mathbb{E}(Y^4) = \beta \sum_{n=1}^{\infty} n^2(1-\beta)^{n-1}$  在  $(0, 1)$  上内闭一致收敛,  $\therefore$  求和和偏导次序可交换

$$\text{令 } a = 1 - \beta \Rightarrow n^2 a^{n-1} = \frac{\partial}{\partial a} \left( a \cdot \frac{\partial}{\partial a} a^n \right)$$

$$\begin{aligned} \sum_{n=1}^{\infty} n^2 a^{n-1} &= \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\partial}{\partial a} \left( a \frac{\partial a^n}{\partial a} \right) = \frac{\partial}{\partial a} \left( a \frac{\partial \sum_{n=1}^{\infty} a^n}{\partial a} \right) \\ &= \frac{\partial}{\partial a} \left( a \frac{\partial \left( \frac{a}{1-a} \right)}{\partial a} \right) = \frac{1+a}{(1-a)^3} = \frac{2-\beta}{\beta^3} \end{aligned}$$

**1.17** 随机变量  $N$  服从参数为  $\lambda$  的 Poisson 分布. 给定  $N = n$ , 随机变量  $M$  服从以  $n$  和  $p$  为参数的二项分布. 试求  $M$  的无条件概率分布.

Solution

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(e^{tM} | N = n) &= (pe^t + (1-p))^n \triangleq a^n \\ g_M(t) = \mathbb{E}(a^N) &= \sum_{n=0}^{+\infty} a^n \frac{\lambda^n e^{-\lambda}}{n!} = e^{\lambda p(e^t - 1)} \\ \therefore M &\sim \text{Poi}(\lambda p) \end{aligned}$$

## 2 第二章 Poisson 过程

**2.1**  $N(t)$  为一 Poisson 过程, 对  $s < t$  试求条件概率  $\mathbb{P}\{N(s) = k | N(t) = n\}$ .

Solution

$$\begin{aligned} \mathbb{P}\{N(s) = k | N(t) = n\} &= \frac{\mathbb{P}[N(s) = k, N(t) = n]}{\mathbb{P}[N(t) = n]} \\ &= \frac{\mathbb{P}[N(s) - N(0) = k, N(t) - N(s) = n - k]}{\mathbb{P}[N(t) = n]} \\ &= \left[ \frac{(\lambda s)^k e^{-\lambda s}}{k!} \cdot \frac{(\lambda(t-s))^{n-k} e^{-\lambda(t-s)}}{(n-k)!} \right] \bigg/ \left[ \frac{(\lambda t)^n e^{-\lambda t}}{n!} \right] \\ &= \frac{n!}{k!(n-k)!} \left(\frac{s}{t}\right)^k \left(1 - \frac{s}{t}\right)^{n-k} \end{aligned}$$

**2.2**  $\{N(t), t \geq 0\}$  为一强度是  $\lambda$  的 Poisson 过程. 对  $s > 0$  试计算  $E[N(t) \cdot N(t+s)]$ .

Solution

$$\begin{aligned} \text{原式} &= \mathbb{E}\{N(t)[N(t+s) - N(t) + N(t)]\} \\ &= \mathbb{E}\{N(t)[N(t+s) - N(t)]\} + \mathbb{E}[N^2(t)] \\ &= \lambda t \cdot \lambda s + \text{Var}[N(t)] + \mathbb{E}^2[N(t)] \\ &= \lambda^2 ts + \lambda t + (\lambda t)^2 \\ &= \lambda^2 t(s+t) + \lambda t \end{aligned}$$

**2.3** 电报依平均速率为每小时 3 个的 Poisson 过程到达电报局, 试问:

- (i) 从早上八时到中午没收到电报的概率;
- (ii) 下午第一份电报到达时间的分布是什么?

Solution

(i) 令  $t$  的计时单位为小时, 并以早上 8:00 为起始时刻, 所求事件的概率即

$$\mathbb{P}[N(4) = 0] = \frac{e^{-3 \times 4} \cdot (3 \times 4)^0}{0!} = \frac{1}{e^{12}} \approx 6.1 \times 10^{-6}$$

(ii) 取中午 12:00 为起始时刻,  $T$  表示下午第一份电报到达时间

$$F(t) = \mathbb{P}(T \leq t) = \mathbb{P}[N(t) \geq 1] = 1 - e^{-3t}$$

$$\therefore f(t) = \frac{dF_T(t)}{dt} = 3e^{-3t}, \text{ 即 } T \text{ 服从参数为 } 3 \text{ 的指数分布}$$

**2.4**  $\{N(t), t \geq 0\}$  为一  $\lambda = 2$  的 Poisson 过程, 试求:

- (i)  $P\{N(1) \leq 2\}$ ;
- (ii)  $P\{N(1) = 1 \text{ 且 } N(2) = 3\}$ ;
- (iii)  $P\{N(1) \geq 2 | N(1) \geq 1\}$ .

Solution

$$(i) \mathbb{P}[N(1) \leq 2] = \sum_{k=0}^2 \mathbb{P}[N(1) = k] = \sum_{k=0}^2 \frac{e^{-2} 2^k}{k!} = \frac{5}{e^2}$$

$$(ii) \text{ 原式} = \mathbb{P}[N(1) - N(0) = 1] \mathbb{P}[N(2) - N(1) = 2] = \frac{e^{-2} 2}{1!} \cdot \frac{e^{-2} 2^2}{2!} = \frac{4}{e^4}$$

(iii)

$$\begin{aligned} \text{原式} &= \frac{\mathbb{P}[N(1) \geq 2 | N(1) \geq 1]}{\mathbb{P}[N(1) \geq 1]} = \frac{\mathbb{P}[N(1) \geq 2]}{\mathbb{P}[N(1) \geq 1]} = \frac{1 - \mathbb{P}[N(1) - N(0) \leq 1]}{1 - \mathbb{P}[N(1) - N(0) = 0]} \\ &= \frac{1 - \frac{e^{-2} 2^0}{0!} - \frac{e^{-2} 2^1}{1!}}{1 - \frac{e^{-2} 2^0}{0!}} = \frac{1 - 3e^{-2}}{1 - e^{-2}} = \frac{e^2 - 3}{e^2 - 1} \end{aligned}$$

**2.5** 证明概率  $P_m(t) = \mathbb{P}[N(t) = m]$  在命题 2.1 的假定 (1) ~ (4) 下满足微分方程

$$P'_m(t) = -\lambda P_m(t) + \lambda P_{m-1}(t), \quad m = 1, 2, \dots,$$

并证明在初始条件下  $P_m(0) = 0, m = 1, 2, \dots$  下的解为  $\frac{\lambda^m t^m}{m!} e^{-\lambda t}$ .

4 个假定分别为:

- (1) 在不相交区间中事件发生的数目相互独立, 也即对任何整数  $n = 1, 2, \dots$ , 设时刻  $t_0 = 0 < t_1 < t_2 < \dots < t_n$ , 增量  $N(t_1) - N(t_0), N(t_2) - N(t_1), \dots, N(t_n) - N(t_{n-1})$  相互独立;
- (2) 对任何时刻  $t$  和正数  $h$ , 随机变量 (增量)  $N(t+h) - N(t)$  的分布只依赖于区间长度  $h$  而不依赖于时刻  $t$ ;
- (3) 存在正常数  $\lambda$ , 当  $h \downarrow 0$  时, 使在长度为  $h$  的小区间中事件至少发生一次的概率

$$\mathbb{P}[N(t+h) - N(t) \geq 1] = \lambda h + o(h);$$

- (4) 在小区间  $(t, t+h]$  发生两个或以上事件的概率为  $o(h)$  (可以忽略不计), 即当  $h \downarrow 0$ ,

$$\mathbb{P}[N(t+h) - N(t) \geq 2] = o(h)$$

Solution

本题暂缺

**2.6** 一部 600 页的著作总共有 240 个印刷错误, 试利用 Poisson 过程近似求出某连续三页无错误的概率.

**Solution**

设 Poisson 参数为  $\lambda$ , 有  $600\lambda = 240 \Rightarrow \lambda = 0.4$

$$\mathbb{P}[N(m+3) - N(m) = 0] = \frac{e^{-0.4 \times 3} (0.4 \times 3)^0}{0!} = \frac{1}{e^{1.2}}$$

**2.7**  $N(t)$  是强度为  $\lambda$  的 Poisson 过程. 给定  $N(t) = n$ , 试求第  $r$  个事件 ( $r \leq n$ ) 发生的时刻  $W_r$  的条件概率密度  $f_{W_r|N(t)=n}(w_r|n)$ .

**Solution 1**

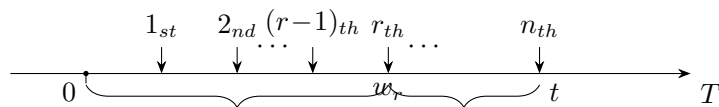
$$\begin{aligned} & f_{W_r|N(t)=n}(w_r|n) \cdot \Delta w_r \\ &= \mathbb{P}[N(w_r) - N(0) = r-1, N(w_r + \Delta w_r) - N(w_r) = 1 | N(t) = n] \\ &= \mathbb{P}[N(w_r) - N(0) = r-1] \cdot \mathbb{P}[N(w_r + \Delta w_r) - N(w_r) = 1] \\ & \quad \cdot \frac{\mathbb{P}[N(t) - N(w_r + \Delta w_r) = n-r]}{\mathbb{P}[N(t) = n]} \\ &= \frac{\frac{(\lambda w_r)^{r-1}}{(r-1)!} e^{-\lambda w_r} \cdot [\lambda \Delta w_r + o(\Delta w_r)] \cdot \frac{[\lambda(t-w_r-\Delta w_r)]^{n-r}}{(n-r)!} e^{-\lambda(t-w_r-\Delta w_r)}}{\frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t}} \end{aligned}$$

两边除以  $\Delta w_r$  并令  $\Delta w_r \rightarrow 0$  得

$$f_{W_r|N(t)=n}(w_r|n) = \frac{n!}{(r-1)!(n-r)!} \frac{(w_r)^{r-1} (t-w_r)^{n-r}}{t^n}$$

**Solution 2**

直观理解如下



将之分为三段, 然后得到类似多项分布的结论 (分三组乘起来)

$$f_{W_r|N(t)=n}(w_r|n) = \frac{n!}{(r-1)! \cdot 1 \cdot (n-r)!} \left(\frac{w_r}{t}\right)^{r-1} \cdot \frac{1}{t} \cdot \left(\frac{t-w_r}{t}\right)^{n-r}$$

**Solution 3**

比较暴力的方法. 因为泊松分布两次事件之间的时间间隔  $W_{i+1} - W_i = \delta_i$  遵循指数分布  $\delta_i \sim \text{Exp}(\lambda)$ ,

利用 1.13 的结论  $W_r = \sum_{i=1}^r \delta_i \sim \Gamma(r, \lambda)$  有:

$$\begin{aligned}
 f_{W_r}(w_r) &= \frac{\lambda e^{-\lambda w_r} (\lambda w_r)^{r-1}}{(r-1)!} \\
 f_{W_r|N(t)=n}(w_r|n) &= \frac{f_{W_r}(w_r) \cdot \mathbb{P}(t - w_r \text{ 间到达了 } n-r \text{ 次})}{\mathbb{P}[N(t) = n]} = \frac{f_{W_r}(w_r) \cdot \mathbb{P}[N(t) - N(w_r) = n-r]}{\mathbb{P}[N(t) = n]} \\
 &= \frac{\frac{\lambda e^{-\lambda w_r} (\lambda w_r)^{r-1}}{(r-1)!} \cdot \frac{e^{-\lambda(t-w_r)} [\lambda(t-w_r)]^{n-r}}{(n-r)!}}{\frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^n}{n!}} \\
 &= \frac{n!}{(r-1)!(n-r)!} \frac{(w_r)^{r-1} (t-w_r)^{n-r}}{t^n}
 \end{aligned}$$

**2.8** 令  $\{N_i(t), t \geq 0\}, i = 1, 2, \dots, n$  为  $n$  个独立的有相同强度参数  $\lambda$  的 Poisson 过程. 记  $T$  为在全部  $n$  个过程中至少发生了一件事的时刻, 试求  $T$  的分布.

**Solution 1**

本题与 1.14 几乎一样, 是 Poisson 和 Exp 的一体两面.

记  $N(t) = N_1(t) + \dots + N_n(t) \Rightarrow N(t) \sim \text{Poi}(n\lambda t)$ , 其对应首达时  $X \sim \text{Exp}(n\lambda)$

$$\begin{aligned}
 F_T(t) &= \mathbb{P}[T \leq t] = 1 - \mathbb{P}(T > t) \\
 &= 1 - \mathbb{P}[N_i(t) = 0, i = 1, 2, \dots, n] \\
 &= 1 - (e^{-\lambda t})^n
 \end{aligned}$$

$$\therefore f_T(t) = F'_T(t) = n\lambda e^{-n\lambda t}$$

即  $T$  服从参数为  $n\lambda$  的指数分布.

**Solution 2**

大差不差,  $N(t) = \sum_{i=1}^n N_i(t) \sim \text{Poi}(n\lambda t)$ , 那么

$$\begin{aligned}
 \mathbb{P}[N(t) \geq 1] &= \sum_{k=1}^{\infty} \mathbb{P}[N(t) = k] = 1 - \mathbb{P}[N(t) = 0] \\
 &= 1 - e^{-n\lambda t} \\
 f_T(t) &= \frac{d}{dt} \mathbb{P}[N(t) \geq 1] = n\lambda e^{-n\lambda t}
 \end{aligned}$$

**2.9** 考虑参数为  $\lambda$  的 Poisson 过程  $N(t)$ , 若每一事件独立地以概率  $p$  被观察到, 并将观察到的过程记为  $N_1(t)$ . 试问  $N_1(t)$  是什么过程?  $N(t) - N_1(t)$  呢?  $N_1(t)$  与  $N(t) - N_1(t)$  是否独立?

**Solution**

由题设得

$$(i) \quad N_1(0) = 0$$

(ii)  $\{N_1(t) : t \geq 0\}$  是独立增量过程

从而, 对  $0 \leq s < t, N_1(t) - N_1(s)$  服从参数为  $\lambda p(t-s)$  的 Poisson 分布. 故  $\{N_1(t) : t \geq 0\}$  是参数为  $\lambda p$  的 Poisson 过程.

**2.10** 到达某加油站的公路上的卡车服从参数为  $\lambda_1$  的 Poisson 过程  $N_1(t)$ , 而到达的小汽车服从参数为  $\lambda_2$  的 Poisson 过程  $N_2(t)$ , 且过程  $N_1(t)$  与  $N_2(t)$  独立. 试问随机过程  $N(t) = N_1(t) + N_2(t)$  是什么过程? 并计算在总车流数  $N(t)$  中卡车首先到达的概率.

Solution

$$g_N(v) = g_{N_1}(v) \cdot g_{N_2}(v) = e^{\lambda_1 v(e^t - 1)} e^{\lambda_2 v(e^t - 1)} = e^{(\lambda_1 + \lambda_2)(e^t - 1)}$$

$\therefore N(t)$  是强度为  $\lambda_1 + \lambda_2$  的 Poisson 过程

记  $W_1, W_2$  分别为卡车、小汽车的第一次到达时间, 则  $W_1$  服从参数为  $\lambda_1$  的指数分布,  $W_2$  服从参数为  $\lambda_2$  的指数分布.

$$\begin{aligned} \therefore \mathbb{P}(W_1 < W_2) &= \iint_{0 \leq W_1 < W_2 \leq +\infty} f_{W_1, W_2}(w_1, w_2) dw_1 dw_2 \\ &= \int_0^{+\infty} dw_1 \int_{w_1}^{+\infty} \lambda_1 \lambda_2 e^{-w_1 \lambda_1 - w_2 \lambda_2} dw_2 \\ &= \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2} \end{aligned}$$

或者另一个思路: 卡车的首达时  $T \sim \text{Exp}(\lambda_1)$ , 在  $(0, T]$  之间没有汽车到达

$$\begin{aligned} \mathbb{P}[T = t, N_2(t) = 0] &= (\lambda_1 e^{-\lambda_1 t} dt) \cdot \frac{e^{-\lambda_2 t} (\lambda_2 t)^0}{0!} = \lambda_1 e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)t} dt \\ \mathbb{P}(W_1 < W_2) &= \int_0^{+\infty} \mathbb{P}[T = t, N_2(t) = 0] = \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2} \end{aligned}$$

**2.11** 冲击模型 (Shock Model) 记  $N(t)$  为某系统到某时刻  $t$  受到的冲击次数, 它是参数为  $\lambda$  的 Poisson 过程. 设第  $k$  次冲击对系统的损害大小  $Y_k$  服从参数为  $\mu$  的指数分布,  $Y_k, k = 1, 2, \dots$ , 独立同分布. 记  $X(t)$  为系统所受到的总损害. 当损害超过一定的极限  $\alpha$  时系统不能运行, 寿命终止, 记  $T$  为系统寿命. 试求该系统的平均寿命  $\mathbb{E}(T)$ , 并对所得结果作出直观解释.

提示: 对非负随机变量  $\mathbb{E}(T) = \int_0^{\infty} \mathbb{P}(T > t) dt$

Solution 1

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(T > t) &= \mathbb{P}\{X(t) \leq \alpha\} = \mathbb{P}\left\{\sum_{k=1}^{N(t)} Y_k \leq \alpha\right\} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}\left\{\sum_{k=1}^{N(t)} Y_k \leq \alpha \mid N(t) = n\right\} \cdot \mathbb{P}\{N(t) = n\} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}\left\{\sum_{k=1}^n Y_k \leq \alpha \mid N(t) = n\right\} \cdot \mathbb{P}\{N(t) = n\} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}\{W_n \leq \alpha\} \cdot \mathbb{P}\{N(t) = n\} \end{aligned}$$



求和式中当  $n = 0$  时认为  $\mathbb{P}\{W_n \leq \alpha | N(t) = n\} = 1$

$\because Y_k \sim \text{Exp}(\mu), \quad \therefore W_n = \sum_{k=1}^n Y_k \sim \Gamma(n, \mu)$

$$\mathbb{P}(W_n \leq \alpha) = \frac{\mu^n}{(n-1)!} \int_0^\alpha s^{n-1} e^{-\mu s} ds \quad (n \geq 1)$$

$$\mathbb{P}[N(t) = n] = \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t}$$

$$\therefore \mathbb{P}(T > t) = e^{-\lambda t} + e^{-\lambda t} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(\lambda \mu t)^n}{n!(n-1)!} \int_0^\alpha s^{n-1} e^{-\mu s} ds$$

$$\begin{aligned} \therefore \mathbb{E}(T) &= \int_0^{+\infty} \mathbb{P}(T > t) dt \\ &= \frac{1}{\lambda} + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(\lambda \mu)^n}{n!(n-1)!} \int_0^\infty t^n e^{-\lambda t} dt \int_0^\alpha s^{n-1} e^{-\mu s} ds \\ &= \frac{1}{\lambda} + \frac{1}{\lambda} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\mu^n \Gamma(n+1)}{n!(n-1)!} \int_0^\alpha s^{n-1} e^{-\mu s} ds \\ &= \frac{1}{\lambda} + \frac{1}{\lambda} \int_0^\alpha \left[ \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(\mu s)^{n-1} e^{-\mu s}}{(n-1)!} \right] d(\mu s) \\ &= \frac{1 + \mu \alpha}{\lambda} \end{aligned}$$

从结果看, 若  $\lambda$  越大 (系统所受冲击越频繁),  $\mu$  越小 (每次冲击所造成的平均损害越大),  $\alpha$  越小 (系统所能承受的损害极限越小), 则系统平均寿命越短, 且当  $\alpha$  等于 0 时系统的平均寿命即为第一次冲击到来的平均时间, 符合常识.

**Solution 2**

$$G_n(\alpha) = \mathbb{P}\{Y_1 + \cdots + Y_k \leq \alpha\} = \mathbb{P}\{W_n \leq \alpha\} = \mathbb{P}\{N_1(\alpha) \geq n\} = \sum_{k=n}^{\infty} \frac{(\mu \alpha)^k}{k!} e^{-\mu \alpha}$$

其中  $N_1(t)$  是强度为  $\mu$  的 Poisson 过程

$$\begin{aligned} \therefore \mathbb{P}(T > t) &= \mathbb{P}\{X(t) \leq \alpha\} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(\lambda t)^n e^{-\lambda t}}{n!} G_n(\alpha) \quad (\text{课本 } \mathbf{P}_{21} \text{ 例 } 2.4) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{k=n}^{\infty} \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} \frac{(\mu \alpha)^k}{k!} e^{-\mu \alpha} \\ &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(\mu \alpha)^k}{k!} e^{-\mu \alpha} \sum_{n=0}^k \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
\therefore \mathbb{E}(T) &= \int_0^{+\infty} \mathbb{P}(T > t) dt \\
&= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(\mu\alpha)^k}{k!} e^{-\mu\alpha} \sum_{n=0}^k \int_0^{+\infty} \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} dt \\
&= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(\mu\alpha)^k}{k!} e^{-\mu\alpha} \frac{(k+1)\Gamma(n+1)}{n!\lambda} \\
&= \frac{1}{\lambda} \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{(\mu\alpha)^k}{k!} e^{-\mu\alpha} + \frac{\mu\alpha}{\lambda} \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{(\mu\alpha)^{k-1}}{(k-1)!} e^{-\mu\alpha} \\
&= \frac{1 + \mu\alpha}{\lambda}
\end{aligned}$$

Solution 3<sup>2</sup>

$$\begin{aligned}
1 - F_T(t) &= \mathbb{P}(T < t) = \mathbb{P}[X(t) < \alpha] = \mathbb{P}\left(\sum_{k=1}^{N(t)} Y_k \leq \alpha\right) \\
&= \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}\left(\sum_{k=1}^{N(t)} Y_k \leq \alpha \middle| N(t) = n\right) \mathbb{P}[N(t) = n] \\
&= \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}\left(\sum_{k=1}^n Y_k \leq \alpha\right) \mathbb{P}[N(t) = n]
\end{aligned}$$

$Y_1, Y_2, \dots, Y_n$  i.i.d. 且  $Y_i \sim \text{Exp}(\mu)$ . 设  $S_n = \sum_{k=1}^n Y_k$  由独立同分布的指数分布随机和为参数为  $(n, \mu)$  的  $\Gamma$  分布

$$\begin{aligned}
f_{S_n}(s) &= \mu \frac{e^{-\mu s} (\mu s)^{n-1}}{(n-1)!} \\
\mathbb{P}(S_n \leq \alpha) &= \int_0^{\alpha} \mu \frac{e^{-\mu s} (\mu s)^{n-1}}{(n-1)!} ds = \frac{\mu}{(n-1)!} \int_0^{\alpha} e^{-\mu s} (\mu s)^{n-1} ds \\
1 - F_T(t) &= \sum_{n=1}^{\infty} \frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^n}{n!} \cdot \frac{\mu}{(n-1)!} \int_0^{\alpha} e^{-\mu s} (\mu s)^{n-1} ds \\
&= \mu e^{-\lambda t} \sum_{n=1}^{\infty} \int_0^{\alpha} \frac{(\lambda t)^n}{n!(n-1)!} e^{-\mu s} (\mu s)^{n-1} ds \\
&\quad \underline{\text{交换求和和积分符号}} \mu e^{-\lambda t} \int_0^{\alpha} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(\lambda t)^{n+1}}{(n+1)!} \frac{(\mu s)^n e^{-\mu s}}{n!} ds
\end{aligned}$$

$$\text{因为 } \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(\lambda t)^{n+1}}{(n+1)!} = e^{\lambda t} - 1, \quad \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(\mu s)^n e^{-\mu s}}{n!} = 1$$

$$\text{所以由 Mertens 定理得 } \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(\lambda t)^{n+1}}{(n+1)!} \frac{(\mu s)^n e^{-\mu s}}{n!} = (e^{\lambda t} - 1) \cdot 1 = e^{\lambda t} - 1$$

$$1 - F_T(t) = \mu e^{-\lambda t} \int_0^{\alpha} (e^{\lambda t} - 1) \cdot 1 ds = \mu\alpha(1 - e^{-\lambda t})$$

$$f_T(t) = -\frac{d}{dt}(1 - F_T(t)) = \lambda\mu\alpha e^{-\lambda t}$$

$$\mathbb{E}(T) = \int_0^{+\infty} t f_T(t) dt = \frac{\mu\alpha}{\lambda}$$

<sup>2</sup>Sol 3 和 Sol 4 都是我写的, 计算结果为  $\frac{\mu\alpha}{\lambda}$ . 但实际结果应为  $\frac{1+\mu\alpha}{\lambda}$ , 懒得去找漏项了

Solution 4<sup>3</sup>

可以采用不那么暴力的方法，即使用题目里的提示  $\mathbb{E}(T) = \int_0^{+\infty} \mathbb{P}(T > t) dt$ , 先把这个提示证一遍

$$\begin{aligned} \int_0^{+\infty} \mathbb{P}(T > t) dt &= \int_0^{+\infty} \left( \int_t^{+\infty} f_T(x) dx \right) dt \stackrel{\text{交换积分次序}}{=} \\ &= \int_0^{+\infty} dx \int_0^x f_T(x) dt = \int_0^{+\infty} x f_T(x) dx = \int_0^{+\infty} t f_T(t) dt \\ &= \mathbb{E}(T) \end{aligned}$$

$$\mathbb{P}(T > t) = 1 - F_T(t) = \mu e^{-\lambda t} \int_0^\alpha \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(\lambda t)^{n+1}}{(n+1)!} \frac{(\mu s)^n e^{-\mu s}}{n!} ds$$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(T) &= \int_0^{+\infty} \mathbb{P}(T > t) dt \\ &= \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(\mu \lambda)^n}{n!(n-1)!} \int_0^{+\infty} t^n e^{-\lambda t} dt \cdot \int_0^\alpha s^{n-1} e^{-\mu s} ds \\ &= \frac{1}{\lambda} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\mu^n}{(n-1)!} \int_0^\alpha s^{n-1} e^{-\mu s} ds \\ &= \frac{1}{\lambda} \int_0^\alpha e^{-\mu s} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\mu^n}{(n-1)!} s^{n-1} ds \\ &= \frac{\mu}{\lambda} \int_0^\alpha ds = \frac{\mu \alpha}{\lambda} \end{aligned}$$

**2.12** 令  $N(t)$  是强度函数为  $\lambda(t)$  的非齐次 Poisson 过程,  $X_1, X_2, \dots$  为事件间的时间间隔.

- (i)  $X_i$  是否独立;
- (ii)  $X_i$  是否同分布;
- (iii) 试求  $X_1$  与  $X_2$  的分布.

Solution 1

<sup>3</sup>请查看上页的脚注

记  $m(t) = \int_0^t \lambda(u) du$  等待时间  $W_1, W_2$  的联合分布函数为

$$\begin{aligned}
F_{W_1, W_2}(t_1, t_2) &= \mathbb{P}(W_1 \leq t_1, W_2 \leq t_2), \quad (0 \leq t_1 < t_2) \\
&= \mathbb{P}(N(t_1) \geq 1, N(t_2) \geq 2) \\
&= \sum_{k=2}^{\infty} \sum_{\ell=1}^k \mathbb{P}[N(t_1) = \ell, N(t_2) = k] \\
&= \sum_{k=2}^{\infty} \sum_{\ell=1}^k \mathbb{P}[N(t_1) = \ell, N(t_2) - N(t_1) = k - \ell] \\
&= \sum_{k=2}^{\infty} \sum_{\ell=1}^k \mathbb{P}[N(t_1) = \ell] \mathbb{P}(N(t_2) - N(t_1) = k - \ell) \\
&= \sum_{k=2}^{\infty} \sum_{\ell=1}^k \frac{(m(t_1))^\ell}{\ell!} e^{-m(t_1)} \cdot \frac{[m(t_2) - m(t_1)]^{k-\ell}}{(k-\ell)!} e^{-[m(t_2) - m(t_1)]} \\
&= \sum_{k=2}^{\infty} \sum_{\ell=1}^k \frac{(m(t_1))^\ell [m(t_2) - m(t_1)]^{k-\ell}}{\ell! (k-\ell)!} e^{-m(t_2)} \\
&= e^{-m(t_2)} \sum_{k=2}^{\infty} \frac{1}{k!} \sum_{\ell=1}^k \binom{k}{\ell} [m(t_1)]^\ell [m(t_2) - m(t_1)]^{k-\ell} \\
&= e^{-m(t_2)} \sum_{k=2}^{\infty} \frac{1}{k!} \left\{ \sum_{\ell=0}^k \binom{k}{\ell} [m(t_1)]^\ell [m(t_2) - m(t_1)]^{k-\ell} - [m(t_2) - m(t_1)]^k \right\} \\
&= e^{-m(t_2)} \left\{ e^{m(t_2)} - e^{m(t_2) - m(t_1)} - m(t_1) \right\} \\
&= 1 - e^{-m(t_1)} - m(t_1) e^{-m(t_2)}
\end{aligned}$$

$$\therefore f_{W_1, W_2}(t_1, t_2) = \frac{\partial^2 F_{W_1, W_2}(t_1, t_2)}{\partial t_1 \partial t_2} = \lambda(t_1) \lambda(t_2) e^{-m(t_2)}$$

$$\therefore \begin{cases} W_1 = X_1 \\ W_2 = X_1 + X_2 \end{cases}$$

$\therefore f_{X_2, X_2}(t_1, t_2) = \lambda(t_1) \lambda(t_1 + t_2) e^{-m(t_1 + t_2)}$  不能写为  $g_1(t_1) g_2(t_2)$  形式

$\therefore X_1, X_2$  不独立, 又有

$$f_{X_1}(t_1) = \lambda(t_1) \int_0^{+\infty} \lambda(t_1 + t_2) e^{-m(t_1 + t_2)} dt_2 = \lambda(t_1) [e^{-m(t_1)} - e^{-m(+\infty)}] \quad (t_1 > 0)$$

下面确定  $e^{-m(+\infty)}$ :

$$1 = \int_0^{+\infty} f_{X_1}(t_1) dt_1 = \int_0^{+\infty} \lambda(t_1) [e^{-m(t_1)} - e^{-m(+\infty)}] dt_1 = 1 - [m(+\infty) + 1] e^{-m(+\infty)}$$

$$\therefore e^{-m(+\infty)} = 0$$

$$\therefore f_{X_1}(t_1) = \lambda(t_1) e^{-m(t_1)} \quad (t_1 > 0)$$

$$f_{X_2}(t_2) = \int_0^{+\infty} \lambda(t_1) \lambda(t_1 + t_2) e^{-m(t_1 + t_2)} dt_1 \quad (t_2 > 0)$$

$\therefore X_1, X_2$  不同分布且其概率密度函数如上.

**2.13** 考虑对所有  $t$ , 强度函数  $\lambda(t)$  均大于 0 的非齐次 Poisson 过程  $\{N(t), t \geq 0\}$ . 令  $m(t) = \int_0^t \lambda(u) du$ ,  $m(t)$  的反函数为  $\ell(t)$ , 记  $N_1(t) = N(\ell(t))$ . 试证  $N_1(t)$  是通常的 Poisson 过程, 试求  $N_1(t)$  的强度参数  $\lambda$ .

Solution

(i)  $N_1(0) = N(\ell(0)) = N(0) = 0$

(ii)  $\because m(\ell)$  单增,  $\therefore \ell(t)$  单增

$\therefore$  对任意  $0 \leq t_1 < t_2 < \dots < t_n$ , 有  $0 \leq \ell(t_1) < \ell(t_2) < \dots < \ell(t_n)$ , 且有

$$N_1(t_2) - N_1(t_1) = N(\ell(t_2)) - N(\ell(t_1))$$

$$N_1(t_3) - N_1(t_2) = N(\ell(t_3)) - N(\ell(t_2))$$

$$\vdots$$

$$N_1(t_n) - N_1(t_{n-1}) = N(\ell(t_n)) - N(\ell(t_{n-1}))$$

$\because N(t)$  是独立增量过程  $\therefore N_1(t)$  也是独立增量过程

(iii)  $\forall 0 \leq s < t$ , 有

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(N_1(t) - N_1(s) = k) &= \mathbb{P}\{N(\ell(t)) - N(\ell(s)) = k\} \\ &= \frac{[m(\ell(t)) - m(\ell(s))]^k}{k!} e^{-[m(\ell(t)) - m(\ell(s))]} \\ &= \frac{(t-s)^k}{k!} e^{-(t-s)} \quad (k = 0, 1, \dots) \end{aligned}$$

$\therefore N_1(t)$  是强度为 1 的 Poisson 过程

**2.14** 设  $N(t)$  为更新过程, 试判断下述命题的真伪:

(i)  $\{N(t) < k\} \iff \{W_k > t\};$

(ii)  $\{N(t) \leq k\} \iff \{W_k \geq t\};$

(iii)  $\{N(t) > k\} \iff \{W_k < t\};$

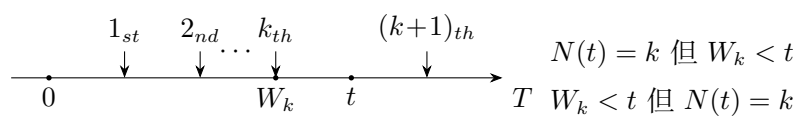
其中  $W_k$  为第  $k$  个事件的等待时间.

Solution

(i)  $\{N(t) < k\} = \overline{\{N(t) \geq k\}} = \overline{\{W_k \leq t\}} = \{W_k > t\}$

(ii)

$$\begin{aligned} \{N(t) \leq k\} &= \{N(t) < k+1\} = \overline{\{N(t) \geq k+1\}} = \overline{\{W_{k+1} \leq t\}} \\ &= \{W_{k+1} > t\} \neq \{W_k \geq t\} \end{aligned}$$



故  $\{N(t) \leq k\} \not\Rightarrow \{W_k \leq t\}$

(iii)  $\{N(t) > k\} = \{N(t) \geq k+1\} = \{W_{k+1} \leq t\} \neq \{W_k < t\}$

同样参照上图,  $\{W_k < t\} \not\Rightarrow \{N(t) > k\}$

### 3 第三章 Markov 过程

**3.1** 对 Markov 链  $X_n, n \geq 0$ , 试证条件

$$\mathbb{P}(X_{n+1} = j | X_0 = i_0, \dots, X_{n-1} = i_{n-1}, X_n = i) = \mathbb{P}(X_{n+1} = j | X_n = i)$$

等价于对所有时刻  $n, m$  及所有状态  $i_0, \dots, i_n, j_1, \dots, j_m$  有

$$\begin{aligned} & \mathbb{P}(X_{n+1} = j_1, \dots, X_{n+m} = j_m | X_0 = i_0, \dots, X_n = i_n) \\ &= \mathbb{P}(X_{n+1} = j_1, \dots, X_{n+m} = j_m | X_n = i_n) \end{aligned}$$

**Solution**

$\Leftarrow$  只需令  $m = 1$

$\Rightarrow$  由 **P**<sub>27</sub>(3.4) 可知

$$\begin{aligned} & P\{X_{n+1} = j_1, \dots, X_{n+m} = j_m | X_0 = i_0, \dots, X_n = i_n\} \\ &= P\{X_{n+1} = j_1, \dots, X_{n+m} = j_m, X_0 = i_0, \dots, X_n = i_n\} / P\{X_0 = i_0, \dots, X_n = i_n\} \\ &= P\{X_0 = i_0\} \cdot P_{j_1 i_0} \cdots P_{j_m i_{n-1}} P_{i_n j_1} / [P\{X_0 = i_0\} \cdot P_{i_0 i_1} \cdots P_{i_{n-1} i_n}] \\ &= P\{X_n = i_n\} \cdot P_{j_1 i_n} \cdots P_{j_m i_{n+1}} P_{i_n j_1} / P\{X_n = i_n\} \\ &= P\{X_{n+1} = j_1, \dots, X_{n+m} = j_m | X_n = i_n\} \end{aligned}$$

**3.2** 考虑状态  $0, 1, 2$  上的一个 Markov 链  $X_n, n \geq 0$ , 它有转移概率矩阵

$$P = \begin{pmatrix} 0.1 & 0.2 & 0.7 \\ 0.9 & 0.1 & 0 \\ 0.1 & 0.8 & 0.1 \end{pmatrix}$$

初始分布为  $p_0 = 0.3, p_1 = 0.4, p_2 = 0.3$ , 试求概率  $P\{X_0 = 0, X_1 = 1, X_2 = 2\}$ .

**Solution**

$$\mathbb{P}\{X_0 = 0, X_1 = 1, X_2 = 2\} = p_0 P_{01} P_{12} = 0.3 \times 0.1 \times 0 = 0$$

**3.3** 信号传送问题. 信号只有  $0, 1$  两种, 分为多个阶段传输. 在每一步上出错的概率为  $\alpha$ .  $X_0 = 0$  是送出的信号, 而  $X_n$  是在第  $n$  步接收到的信号. 假定  $X_n$  为一 Markov 链, 它有转移概率矩阵  $P_{00} = P_{11} = 1 - \alpha, P_{01} = P_{10} = \alpha, 0 < \alpha < 1$ . 试求

- (a) 两步均不出错的概率  $\mathbb{P}\{X_0 = 0, X_1 = 0, X_2 = 0\}$ ;
- (b) 两步传送后收到正确信号的概率;
- (c) 五步之后传送无误的概率  $\mathbb{P}\{X_5 = 0 | X_0 = 0\}$ .

Solution

$$(a) \mathbb{P}\{X_0 = 0, X_1 = 0, X_2 = 0\} = p_0 P_{00} P_{00} = 1 \cdot (1 - \alpha) \cdot (1 - \alpha) = (1 - \alpha)^2$$

$$(b) P = p_0 P_{00} P_{00} + p_0 P_{01} P_{10} = (1 - \alpha)^2 + \alpha^2 = 2\alpha^2 - 2\alpha + 1$$

(c) 转移概率矩阵

$$\begin{aligned} \mathbf{P} &= \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 - 2\alpha \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{pmatrix} \\ \therefore \mathbf{P}^{(5)} &= \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & (1 - 2\alpha)^5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \frac{1+(1-2\alpha)^5}{2} & \frac{1-(1-2\alpha)^5}{2} \\ \frac{1-(1-2\alpha)^5}{2} & \frac{1+(1-2\alpha)^5}{2} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$\therefore \mathbb{P}\{X_5 = 0 | X_0 = 0\} = p_0 \cdot \frac{1+(1-2\alpha)^5}{2} = \frac{1+(1-2\alpha)^5}{2}$$

或者直接

$$\mathbb{P}\{X_5 = 0 | X_0 = 0\} = (1 - \alpha)^5 + \binom{5}{2}(1 - \alpha)^3 \alpha^2 + \binom{5}{4}(1 - \alpha) \alpha^4$$

**3.4**  $A, B$  两罐总共装着  $N$  个球. 作如下实验: 在时刻  $n$  先  $N$  个球中等概率地任取一球. 然后从  $A, B$  两罐中任选一个, 选中  $A$  的概率为  $p$ , 选中  $B$  的概率为  $q$ . 之后再选出的球放入选好的罐中. 设  $X_n$  为每次试验时  $A$  罐中的球数. 试求此 Markov 过程的转移概率矩阵.

Solution

$$P_{ij} = \begin{cases} p \cdot \frac{i}{N} + q \cdot \frac{N-i}{N} & , j = i \\ q \cdot \frac{i}{N} & , j = i - 1 (i = 1, 2, \dots, N) \\ p \cdot \frac{N-i}{N} & , j = i + 1 (i = 0, 1, \dots, N - 1) \\ 0 & , \text{其他} \end{cases}$$

其转移概率矩阵为

$$\mathbf{P} = \frac{1}{N} \begin{pmatrix} qN & pN & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 \\ q & q(N-1) + p & p(N-1) & \cdots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2q & q(N-2) + 2p & \cdots & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 2q + p(N-2) & 2p & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & q(N-1) & q + p(N-1) & p \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & qN & pN \end{pmatrix}$$

**3.5** 重复掷币一直到连续出现两次正面为止. 假定钱币是均匀的, 试引入以连续出现次数为状态空间的 Markov 链, 并求出平均需要掷多少次试验才可以结束.



### Solution 1

记  $X_n$  为第  $n$  次掷币后连续出现的正面次数, 则  $\{X_n, n \geq 0\}$  为一 M.C.

$$\text{其转移概率矩阵为 } P = \begin{matrix} & \begin{matrix} 0 & 1 & 2 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{matrix} & \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \end{matrix}$$

$$\begin{aligned} \therefore \mathbb{E}(T|X_0 = 0) &= \sum_{k=0}^1 \mathbb{E}(T|X_0 = 0, X_1 = k) \cdot \mathbb{P}(X_1 = k|X_0 = 0) \\ &= \sum_{k=0}^1 \mathbb{E}(T|X_1 = k) \cdot \mathbb{P}(X_1 = k|X_0 = 0) \\ &= (1+v) \cdot \frac{1}{2} + \mathbb{E}(T|X_1 = 1) \cdot \frac{1}{2} \\ \mathbb{E}(T|X_1 = 1) &= \sum_{k=0}^2 \mathbb{E}(T|X_1 = 1, X_2 = k) \cdot \mathbb{P}(X_2 = k|X_1 = 1) \\ &= \sum_{k=0}^2 \mathbb{E}(T|X_2 = k) \cdot \mathbb{P}(X_2 = k|X_1 = 1) \\ &= (2+v) \cdot \frac{1}{2} + 0 + \frac{1}{2} \times 2 \end{aligned}$$

解得  $\mathbb{E}(T|X_0 = 0) = 6$ , 平均需掷 6 次.

### Solution 2

由转移概率矩阵, 有  $P_{00} = \frac{1}{2}, P_{01} = \frac{1}{2}, P_{10} = \frac{1}{2}, P_{12} = \frac{1}{2}$ , 则

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(N) &= \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} P_{00}^k (P_{01}P_{10})^{n-k} [k + 2(n-k) + 2] \cdot P_{01}P_{12} \\ &= \frac{1}{4} \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} \left(\frac{1}{2}\right)^k \left(\frac{1}{4}\right)^{n-k} [k + 2(n-k) + 2] \\ &= \frac{1}{4} \times 24 = 6 \end{aligned}$$

没想到吧, 这还能暴力解. 不过结果是 Mathematica 算的 (doge)

**3.6 迷宫问题.** 将小鼠放入迷宫内作动物的学习试验, 如下图所示. 在迷宫的第 7 号小格内放有美味食物而第 8 号小格内则是电击捕鼠装置. 假定当小鼠位于某格时有  $k$  个出口可以离去, 则它总是随机地选择一个, 概率为  $1/k$ . 并假定每一次小鼠只能跑到相邻的小格去. 令过程  $X_n$  为小鼠在时刻  $n$  时所在小格的号码, 试写出这一 Markov 过程的转移概率阵, 并求出小鼠在遭到电击前能找到食物的概率.

0	1	7 food
2	3	4
8 shock	5	6

Solution

$$P = \begin{matrix} & \begin{matrix} 0 & 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 & 7 & 8 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 0 \\ 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \\ 6 \\ 7 \\ 8 \end{matrix} & \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \frac{1}{3} & 0 & 0 & \frac{1}{3} & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{3} & 0 \\ \frac{1}{3} & 0 & 0 & \frac{1}{3} & 0 & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{3} \\ 0 & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & 0 & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \frac{1}{3} & 0 & 0 & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \frac{1}{3} & 0 & 0 & \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \end{matrix}$$

设  $u_k$  为家鼠从  $k$  出发在遭到电击前能找到食物的概率, 显然  $u_7 = 1, u_8 = 0$   
 设  $T$  为进入吸收态时刻, 则当  $0 \leq k \leq 6$  时,

$$\begin{aligned} u_k &= \mathbb{P}\{X_T = 7 | X_0 = k\} \\ &= \sum_{i=0}^8 \mathbb{P}\{X_T = 7, X_1 = i | X_0 = k\} \\ &= \sum_{i=0}^8 \mathbb{P}\{X_T = 7, X_1 = i\} \mathbb{P}\{X_1 = i | X_0 = k\} \end{aligned}$$

$$\therefore \begin{cases} u_0 = \frac{1}{2}(u_1 + u_2) \\ u_1 = \frac{1}{3}(u_0 + u_3 + u_7) \\ u_2 = \frac{1}{3}(u_0 + u_3 + u_8) \\ u_3 = \frac{1}{4}(u_1 + u_2 + u_4 + u_5) \\ u_4 = \frac{1}{3}(u_3 + u_6 + u_7) \\ u_5 = \frac{1}{3}(u_3 + u_6 + u_8) \\ u_6 = \frac{1}{2}(u_4 + u_5) \\ u_7 = 1 \\ u_8 = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} u_0 = \frac{1}{2} \\ u_1 = \frac{2}{3} \\ u_2 = \frac{1}{3} \\ u_3 = \frac{1}{2} \\ u_4 = \frac{2}{3} \\ u_5 = \frac{1}{3} \\ u_6 = \frac{1}{2} \\ u_7 = 1 \\ u_8 = 0 \end{cases}$$

**3.7** 记  $Z_i, i = 1, 2, \dots$  为一串独立同分布的离散随机变量.  $\mathbb{P}\{Z_i = k\} = p_k \geq 0, k = 0, 1, 2, \dots, \sum_{k=0}^{\infty} p_k = 1$ . 记  $X_n = Z_n, n = 1, 2, \dots$ . 试求过程  $X_n$  的转移概率矩阵.

Solution

$$\begin{aligned} \therefore \mathbb{P}\{X_{n+1} = i_{n+1} | X_1 = i_1, \dots, X_n = i_n\} &= \mathbb{P}\{X_{n+1} = i_{n+1}\} \\ \mathbb{P}\{X_{n+1} = i_{n+1} | X_n = i_n\} &= \mathbb{P}\{X_{n+1} = i_{n+1}\} \\ \therefore \mathbb{P}\{X_{n+1} = i_{n+1} | X_1 = i_1, \dots, X_n = i_n\} &= \mathbb{P}\{X_{n+1} = i_{n+1} | X_n = i_n\} \end{aligned}$$

$\therefore \{X_n\}$  是一 M.C., 其转移概率矩阵为

$$P = \begin{pmatrix} p_0 & p_1 & p_2 & \cdots \\ p_0 & p_1 & p_2 & \cdots \\ p_0 & p_1 & p_2 & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

**3.8** 对第 7 题中的  $Z_i$ , 令  $X_n = \max\{Z_1, \cdots, Z_n\}, n = 1, 2, \cdots$ , 并约定  $X_0 = 0$ .  $X_n$  是否为 Markov 链? 如果是, 其转移概率阵是什么?

Solution

$$\begin{aligned} X_{n+1} &= \max\{Z_1, \cdots, Z_n, Z_{n+1}\} \\ &= \max\{\max\{Z_1, \cdots, Z_n\}, Z_{n+1}\} \\ &= \max\{X_n, Z_{n+1}\} \end{aligned}$$

$\therefore \{X_n\}$  是 M.C.

$$P_{ij} = \begin{cases} 0 & , j < i \\ p_j & , j > i \\ \sum_{k=0}^i p_k & , j = i \\ 0 & , \text{其他} \end{cases}$$

其转移概率矩阵为

$$P = \begin{pmatrix} p_0 & p_1 & p_2 & \cdots \\ 0 & p_0 + p_1 & p_2 & \cdots \\ 0 & 0 & p_0 + p_1 + p_2 & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

**3.9** 设  $f_{ij}^{(n)}$  表示从  $i$  出发在  $n$  步转移时首次到达  $j$  的概率, 试证明

$$P_{ij}^{(n)} = \sum_{k=0}^n f_{ij}^{(k)} P_{jj}^{(n-k)}.$$

Solution 1

设  $T_j = \min\{n : n \geq 0 \text{ 且 } X_n = j\}$

$$\begin{aligned}
 \therefore P_{ij}^{(n)} &= \mathbb{P}\{X_n = j | X_0 = i\} = \sum_{k=0}^n \mathbb{P}\{X_n = j, T_j = k | X_0 = i\} \\
 &= \sum_{k=0}^n \mathbb{P}\{T_j = k | X_0 = i\} P_{jj}^{(n-k)} \\
 &= \sum_{k=0}^n \mathbb{P}\{X_k = j, X_s \neq j (s = 0, 1, \dots, k-1) | X_0 = i\} P_{jj}^{(n-k)} \\
 &= \sum_{k=0}^n f_{ij}^{(k)} P_{jj}^{(n-k)}
 \end{aligned}$$

**Solution 2(郑老师解法)**

$$\begin{aligned}
 P_{ij}^{(n)} &= \mathbb{P}\{X_n = j | X_0 = i\} \\
 &= \mathbb{P}\{\underbrace{X_n = j}_C, \underbrace{X_1 = j}_B | \underbrace{X_0 = i}_A\} + \mathbb{P}\{X_n = j, X_1 \neq j | X_0 = i\} \quad \underline{\underline{\mathbb{P}(BC|A) = \mathbb{P}(B|A)\mathbb{P}(C|AB)}} \\
 &= \mathbb{P}\{X_n = j | X_0 = i, X_1 = j\} P_{ij} + \mathbb{P}\{X_n = j, X_1 \neq j | X_0 = i\} \\
 &= f_{ij}^{(1)} P_{jj}^{(n-1)} + \mathbb{P}\{X_n = j, X_1 \neq j | X_0 = i\} \\
 &= f_{ij}^{(1)} P_{jj}^{(n-1)} + \mathbb{P}\{\underbrace{X_n = i}_C, \underbrace{X_2 = j, X_1 \neq j}_B | \underbrace{X_0 = i}_A\} + \mathbb{P}\{X_n = j, X_2 \neq j, X_1 \neq j | X_0 = i\} \\
 &= f_{ij}^{(1)} P_{jj}^{(n-1)} + \mathbb{P}\{X_2 = j, X_1 \neq j | X_0 = i\} \mathbb{P}\{X_n = j | X_0 = i, X_1 \neq j, X_2 = j\} \\
 &\quad + \mathbb{P}\{X_n = j, X_2 \neq j, X_1 \neq j | X_0 = i\} \\
 &= f_{ij}^{(1)} P_{jj}^{(n-1)} + f_{ij}^{(2)} P_{jj}^{(n-2)} + \mathbb{P}\{X_n = j, X_2 \neq j, X_1 \neq j | X_0 = i\} = \dots \\
 &= \sum_{k=1}^{n-1} f_{ij}^{(k)} P_{jj}^{(n-k)} + \mathbb{P}\{X_n = j, X_k \neq j, k = 1, 2, \dots, n-1 | X_0 = i\} \\
 &= \sum_{k=1}^{n-1} f_{ij}^{(k)} P_{jj}^{(n-k)} + f_{ij}^{(n)} P_{jj}^{(0)} \\
 &= \sum_{k=1}^n f_{ij}^{(k)} P_{jj}^{(n-k)}
 \end{aligned}$$

**3.10** 对第 7 题中的  $Z_i$ , 若定义  $X_n = \sum_{i=1}^n Z_i, n = 1, 2, \dots, X_0 = 0$ , 试证  $X_n$  为 Markov 链. 并求其转移概率矩阵.

**Solution**

对  $n \geq 0$  有

$$\begin{aligned}
 &\mathbb{P}\{X_{n+1} = i_{n+1} | X_0 = i_0, \dots, X_n = i_n\} \quad (i_0 = 0) \\
 &= \mathbb{P}\{Z_{n+1} = i_{n+1} - i_n | X_0 = i_0, \dots, X_n = i_n\} \\
 &= \mathbb{P}\{Z_{n+1} = i_{n+1} - i_n\} \\
 &= \begin{cases} P_{i_{n+1}-i_n} & , i_{n+1} - i_n = 0, 1, 2, \dots \\ 0 & , \text{otherwise} \end{cases}
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
& \{X_{n+1} = i_{n+1} | X_n = i_n\} \\
&= \mathbb{P}\{X_n + Z_{n+1} = i_{n+1} | X_n = i_n\} \\
&= \mathbb{P}\{Z_{n+1} = i_{n+1} - i_n\}
\end{aligned}$$

$\therefore X_n$  是 M.C.

$$\mathbf{P} = \begin{pmatrix} p_0 & p_1 & p_2 & \cdots \\ 0 & p_0 & p_1 & \cdots \\ 0 & 0 & p_0 & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}$$

**3.11** 一 Markov 链有状态  $0, 1, 2, 3$  和转移概率矩阵

$$\mathbf{P} = \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ \frac{1}{2} & 0 & 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

试求  $f_{00}^{(n)}, n = 1, 2, 3, 4, 5, \dots$ , 其中  $f_{00}^{(n)}$  由

$$\mathbb{P}\{X_n = i, X_k \neq i, k = 1, \dots, n-1 | X_0 = i\}$$

定义.

**Solution**

$$f_{00}^{(1)} = P_{00} = 0, \quad f_{00}^{(2)} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}^T = \frac{1}{4}$$

对  $n \geq 2$  有

$$f_{00}^{(n)} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}^{n-2} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

当  $n = 3$  时,  $f_{00}^{(3)} = \frac{1}{8}$

当  $n \geq 4$  时,

$$f_{00}^{(n)} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & \frac{1}{2^{n-2}} \\ 0 & 0 & \frac{1}{2^{n-1}} \\ 0 & 0 & \frac{1}{2^{n-1}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \frac{1}{2} \end{pmatrix} = \frac{1}{2^n} + \frac{1}{2^{n+2}}$$

**3.12** 在成败型的重复试验中, 每次试验结果为成功 (S) 或失败 (F). 同一结果相继出现称为一个游程 (run), 比如一结果  $FSSFFFSF$  中共有两个成功游程, 三个失败游程. 设成功概率为  $p$ , 失败概率为  $q = 1 - p$ . 记  $X_n$  为第  $n$  次试验后成功游程的长度 (若第  $n$  次试验, 则  $X_n = 0$ ). 试证  $\{X_n, n = 1, 2, \dots\}$  为一 Markov 链, 并确定其转移概率阵. 记  $T$  为返回状态 0 的时间, 试求  $T$  的分布及均值. 并由此对这一 Markov 链的状态进行分类.

Solution

$$X_{n+1} = \begin{cases} X_{n+1} & , \text{第 } n+1 \text{ 次试验成功} \\ 0 & , \text{第 } n+1 \text{ 次试验失败} \end{cases} \Rightarrow \{X_n\} \text{ 是 M.C.} \quad \mathbb{P}(X_{n+1} = j | X_n = i) = \begin{cases} p, j = i + 1 \\ q, j = 0 \end{cases}$$

$$P = \begin{matrix} & \begin{matrix} 0 & 1 & 2 & 3 & \cdots \end{matrix} \\ \begin{matrix} 0 \\ 1 \\ 2 \\ \vdots \end{matrix} & \begin{pmatrix} q & p & 0 & 0 & \cdots \\ q & 0 & p & 0 & \cdots \\ q & 0 & 0 & p & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix} \end{matrix}$$

$$T = \min\{n : X_n = 0, X_s \neq 0 \quad (s = 1, 2, \cdots, n-1)\}$$

$$\mathbb{P}(T = k) = p^{k-1}q \quad (k = 1, 2, \cdots)$$

$$\mathbb{E}(T) = \sum_{k=1}^{\infty} p^{k-1}qk \quad \therefore p\mathbb{E}(T) = \sum_{k=1}^{\infty} p^k qk$$

$$\therefore (1-p)\mathbb{E}(T) = q\mathbb{E}(T) = q + pq + p^2q + \cdots = \frac{q}{1-p} = 1$$

$$\therefore \mathbb{E}(T) = \frac{1}{q} = \frac{1}{1-p} = \mu_0, \text{ 故所有状态互通, 为一类}$$

又  $\sum_{k=1}^{\infty} f_{00}^{(k)} = \sum_{k=1}^{\infty} p^{k-1}q = 1 = f_{00}$ , 故 0 为常返, 且为正常返 ( $\mu_0 = \frac{1}{1-p}$ ). 故本 M.C. 为不可约遍历的.

(或者由  $\pi = \pi P$  及  $\sum_{j=0}^{\infty} \pi_j = 1$  解出其平稳分布为:  $\pi = \{\pi_n, n \geq 0\} = \{q, pq, pq^2, \cdots, p^n q, \cdots\}$ ) 由此判断 M.C. 为正常返

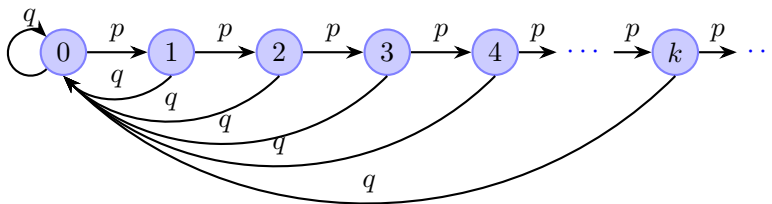


图 1: 3.12 图解

**3.13** 试证各方向游动的概率相等的对称随机游动在二维时是常返的, 而在三维时却是瞬过的.  
(此处答案仅给出二维情况, 三维情况不是作业要求 (逃))

Solution 1(jkadbear 及郑老师解法)

设  $\{X_n, n \geq 0\}$  为二维对称随机游动, 其状态空间为二维实平面上所有的整数点 (格点), 易知该 M.C. 为

不可约的, 故仅需考虑状态 0(原点 (0,0)) 的常返性, 且仅需考虑  $P_{00}^{(2n)}$ .

$$\begin{aligned}
 P_{00}^{(2n)} &= \sum_{k=0}^n \frac{(2n)!}{k!k!(n-k)!(n-k)!} \left(\frac{1}{4}\right)^{2n} = \left(\frac{1}{4}\right)^{2n} \sum_{k=0}^n \binom{2n}{n} \binom{n}{k}^2 \\
 &= \left(\frac{1}{4}\right)^{2n} \binom{2n}{n} \underbrace{\sum_{k=0}^n \binom{n}{k} \binom{n}{n-k}}_{=\binom{2n}{n}} \\
 &= \left(\frac{1}{4}\right)^{2n} \binom{2n}{n}^2 = \left(\frac{1}{4}\right)^{2n} \left[ \frac{(2n)!}{(n!)^2} \right]^2 \xrightarrow{\text{Stirling}} \left(\frac{1}{4}\right)^{2n} \left[ \frac{(2n)^{2n+\frac{1}{2}} e^{-2n} \sqrt{2\pi}}{n^{2n+1} e^{-2n} 2\pi} \right]^2 \\
 &= \frac{1}{n\pi}
 \end{aligned}$$

而级数  $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n\pi}$  发散, 故  $\sum_{n=1}^{\infty} P_{00}^{(n)}$  发散, 从而该 M.C. 为常返的. 进一步可以证明  $\{X_n, n \geq 0\}$  为零常返的, 且周期为 2

**Solution 2**

前面大差不差.

$$\begin{aligned}
 P_{ii}^{(n)} &= \sum_{k=0}^n \binom{2n}{k, k, n-k, n-k} \left(\frac{1}{4}\right)^{2n} = \sum_{k=0}^n \frac{(2n)!}{k!k!(n-k)!(n-k)!} \frac{1}{2^{4n}} \\
 &= \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} \frac{(n+1) \cdots (2n)}{k!(n-k)!} \frac{1}{2^{4n}} = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} \frac{(\frac{n+1}{2})(\frac{n+2}{2}) \cdots n}{k!(n-k)!} \cdot \frac{1}{2^{3n}} \\
 &> \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} \frac{n!}{k!(n-k)!} \cdot \frac{1}{2^{3n}} \\
 &= \sum_{k=0}^n \binom{n}{k}^2 \cdot \frac{1}{2^{3n}} > \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} \cdot \frac{1}{2^{3n}} > \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} \frac{1}{2^n} = 1
 \end{aligned}$$

$\therefore \sum_{n=1}^{\infty} P_{ii}^{(n)} > \sum_{n=1}^{\infty} 1 = +\infty \Rightarrow i$  为常返的, 又因为二维随机游动任意状态互达, 故该 Markov 链常返

**3.14** 某厂对该厂生产的同类产品的三种型号调查顾客的消费习惯. 并把它们归结为 Markov 链模型. 记顾客消费习惯在  $A, B, C$  三种型号间的转移概率矩阵分别为下列四种. 请依这些转移阵所提供的信息对厂家提出关于  $A, B$  两种型号的咨询意见.

$$\begin{aligned}
 (1) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad (2) \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \end{pmatrix}, \\
 (3) \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}, \quad (4) \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}.
 \end{aligned}$$

**Solution**

(1) (a) 不是概率转移矩阵, 第三行行和不为 1.

(b) 郑老师的作业题将此图改为  $P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  相应的解答为:  $A, B, C$  三个状态均为常返, 且均为吸收态, 但相互之间不可达. 说明三种产品都比较好, 顾客流都很稳定, 但  $A$  与  $B$  谁更好一些无法比较;

(2)

$$P^2 = \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \end{pmatrix}^2 = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

$\therefore A, B, C$  三状态互通, 所有状态可遍历.

设  $\pi = (\pi_A, \pi_B, \pi_C)$  为经过长时间后三个产品的市场占有率, 则

$$\begin{cases} (\pi_A, \pi_B, \pi_C) \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \end{pmatrix} = (\pi_A, \pi_B, \pi_C) \\ \pi_A + \pi_B + \pi_C = 1 \end{cases} \Rightarrow \pi_A = \pi_B = \pi_C = \frac{1}{3}$$

$\therefore$  三个品牌竞争力差不多, 可以都生产. 但从转移概率矩阵来看,  $A, B$  都有需要改进之处

(3) 由归纳法可知

$$P^n = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2}(1 - \frac{1}{3^n}) & \frac{1}{3^n} & \frac{1}{2}(1 - \frac{1}{3^n}) \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

可见

$$\begin{cases} \pi_B = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(\frac{1}{3}\right)^n = 0, \\ (\pi_A, \pi_C) \cdot \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix} = (\pi_A, \pi_C) \\ \pi_A + \pi_C = 1 \end{cases} \Rightarrow \pi_A = \pi_C = \frac{1}{2}$$

$\therefore B$  将逐渐淡出市场, 建议停止生产  $B$ , 扩大对  $A$  的生产.  $A, C$  常返,  $B$  瞬过.  $A, B$  比较, 顾客更倾向于消费  $A$ , 且从长远观点看, 顾客消费  $B$  的可能性将趋于零, 市场将由  $A, C$  二分天下.

(4)  $\therefore A, B, C$  三状态互通, 所有状态可遍历.

$$\begin{cases} (\pi_A, \pi_B, \pi_C) \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} = (\pi_A, \pi_B, \pi_C) \\ \pi_A + \pi_B + \pi_C = 1 \end{cases} \Rightarrow \pi_A = \pi_B = \pi_C = \frac{1}{3}$$

$\therefore A, B, C$  市场占有率相同, 可维持现状. 与 (2) 同



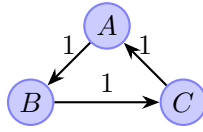


图 2: 3.14(4) 图解

**3.15** 考虑一有限状态的 Markov 链. 试证明

- (a) 至少有一个状态是常返的
- (b) 任何常返状态必定是正常返的.

Solution 1

(a) 反设所有状态均为瞬过或零常返 (加强结论), 则对  $\forall i \in S$ , 有

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P_{ii}^{(n)} = 0 \quad (1)$$

考虑  $P_{ij}^{(n)} = \sum_{k=1}^{+\infty} f_{ij}^{(k)} P_{jj}^{(n-k)}$ , 则有

$$\sum_{k=1}^{\ell} f_{ij}^{(k)} P_{jj}^{(n-k)} \leq P_{ij}^{(n)} \leq \sum_{k=1}^{\ell} f_{ij}^{(k)} P_{jj}^{(n-k)} + \sum_{k=\ell}^{+\infty} f_{ij}^{(k)} \quad (2)$$

固定  $\ell$ , 令  $n \rightarrow +\infty$ , 则由 (1) 得

$$0 \leq \lim_{n \rightarrow +\infty} P_{ij}^{(n)} \leq 0 + \sum_{k=\ell}^{+\infty} f_{ij}^{(k)} \quad (3)$$

在 (3) 中令  $\ell \rightarrow +\infty$ , 由于  $\sum_{k=1}^{\infty} f_{ij}^{(k)} \leq 1$  收敛

$$\therefore \lim_{n \rightarrow +\infty} P_{ij}^{(n)} = 0 \quad (4)$$

若此有限状态 M.C. 有  $N$  个状态, 则

$$\sum_{j=1}^N P_{ij}^{(n)} = 1 \quad (5)$$

(5) 中令  $n \rightarrow +\infty$ , 由 (4) 得  $0 = 1$ , 矛盾  $\Rightarrow$  至少有一个状态是 (正) 常返的

- (b) 若存在零常返状态  $i$ , 可构造  $C(i) = \{j | i \leftrightarrow j\}$ , 则  $C(i)$  为原 M.C. 的一不可约子 M.C. (有限状态), 于是  $C(i)$  中所有状态均为零常返, 与有限状态 M.C. 至少有一个正常返状态矛盾,  $\therefore$  任何常返状态均为正常返

Solution 2(郑老师解法)

- (a) 设 M.C. 的状态空间为  $S = \{0, 1, 2, \dots, N\}$ . (反证法) 若命题为真, 则 M.C. 的所有状态为瞬过的. 从而对  $\forall i, j \in S$  有  $\lim_{n \rightarrow \infty} P_{ij}^{(n)} = 0$ , 但另一方面又有:

$$\sum_{j=0}^N P_{ij}^{(n)} = 1 \quad (\forall i \in S, n \in \mathbb{N})$$

两边取极限得到

$$1 = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{j=0}^N P_{ij}^{(n)} = \sum_{j=0}^N \lim_{n \rightarrow \infty} P_{ij}^{(n)} = \sum_{j=0}^N 0 = 0$$

矛盾. 从而 (a) 得证

- (b) (反证法) 若命题不真, 则 M.C. 至少存在一个零常返状态. 设  $S_1 \subseteq S$  为全体零常返状态构成的子集, 易证  $S_1$  为闭集. 为叙述方便, 不妨设  $S_1 = \{0, 1, 2, \dots, M\}$  ( $M \leq N$ ). 则原 M.C. 限制在  $S_1$  上仍为一 M.C., 从而有:

$$\sum_{j \in S_1} P_{ij}[w(n)] = \sum_{j=0}^M P_{ij}^{(n)} = 1 \quad (\forall i \in S_1, n \in \mathbb{N}) \quad (6)$$

另一方面, 由类似于 (a) 的理由可知, 对于  $\forall i, j \in S_1$ , 有  $\lim_{n \rightarrow \infty} P_{ij}^{(n)} = 0$ , 从而对 (6) 式两边取极限得到:

$$0 = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{j=1}^M P_{ij}^{(n)} = \lim_{n \rightarrow \infty} 1 = 1$$

矛盾. 从而该 M.C. 不可能存在零常返状态. 即 (b) 得证.

**3.16** 考虑一生长与灾害模型. 这类 Markov 链有状态  $0, 1, 2, \dots$ , 当过程处于状态  $i$  时它既可能以概率  $p_i$  转移到  $i+1$  (生长) 也能以概率  $q_i = 1 - p_i$  落回到状态 0 (灾害). 而从状态 “0” 又必然 “无中” 生有. 即  $P_{01} \equiv 1$ .

- (a) 试证所有状态为常返的条件是

$$\lim_{n \rightarrow \infty} (p_1 p_2 p_3 \cdots p_n) = 0.$$

- (b) 若此链为常返, 试求其为零常返的条件.

### Solution 1

- (a) 其概率转移阵为

$$P = \begin{matrix} & \begin{matrix} 0 & 1 & 2 & 3 & \cdots \end{matrix} \\ \begin{matrix} 0 \\ 1 \\ 2 \\ 3 \\ \vdots \end{matrix} & \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & \cdots \\ q_1 & 0 & p_1 & 0 & \\ q_2 & 0 & 0 & p_2 & \\ q_3 & 0 & 0 & 0 & \\ \vdots & & & & \ddots \end{pmatrix} \end{matrix}$$

易知此 M.C. 不可约,  $\therefore$  只需证状态 0 常返  $\Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow +\infty} p_1 p_2 \cdots p_n = 0$

显然  $f_{00}^{(0)} = f_{00}^{(1)} = 0, f_{00}^{(2)} = q_1$

$$\begin{aligned} f_{00}^{(n)} &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & p_1 & 0 & 0 & \cdots \\ 0 & 0 & p_2 & 0 & \cdots \\ 0 & 0 & 0 & p_3 & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix}^{n-2} \begin{pmatrix} q_1 \\ q_2 \\ q_3 \\ \vdots \end{pmatrix} \\ &= \mathbf{A} \mathbf{B}^{n-2} \mathbf{C}^T, \quad (n \geq 3) \end{aligned}$$

易知

$$\begin{aligned} \mathbf{B}^{n-2} &= \begin{pmatrix} \underbrace{0 \cdots 0}_{n-2 \uparrow} & p_1 \cdots p_{n-2} & 0 & \cdots \\ \underbrace{0 \cdots 0}_{n-2 \uparrow} & 0 & p_2 \cdots p_{n-2} & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{pmatrix} \\ \therefore f_{00}^{(n)} &= (\underbrace{0 \cdots 0}_{n-2 \uparrow} p_1 \cdots p_{n-2} 0 0 \cdots) (q_1 \ q_2 \ \cdots)^T = p_1 \cdots p_{n-2} q_{n-1} \\ \therefore f_{00} &= q_1 + \sum_{n=3}^{+\infty} p_1 \cdots p_{n-2} q_{n-1} \\ &= 1 - p_1 + \sum_{n=3}^{+\infty} (p_1 \cdots p_{n-2} - p_1 \cdots p_{n-2} p_{n-1}) \\ &= 1 - \lim_{n \rightarrow +\infty} p_1 p_2 \cdots p_n \end{aligned}$$

而状态 0 常返  $\Leftrightarrow f_{00} = 1 \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow +\infty} p_1 p_2 \cdots p_n = 0$ .

(b) 只需考虑状态 0,

$$\begin{aligned} \mu_0 &= \sum_{n=0}^{+\infty} n f_{00}^{(n)} \\ &= 2(1 - p_1) + \sum_{n=3}^{+\infty} n(p_1 \cdots p_{n-2} - p_1 \cdots p_{n-1}) \\ &= 2 + p_1 + p_1 p_2 + p_1 p_2 p_3 + \cdots \end{aligned}$$

若为零常返, 则  $\mu_0 = +\infty \Leftrightarrow$  级数  $\sum_{n=1}^{+\infty} p_1 \cdots p_n$  发散 (且通项趋于 0)

**Solution 2(郑老师解法)**

该 M.C. 的状态转移图可画出:

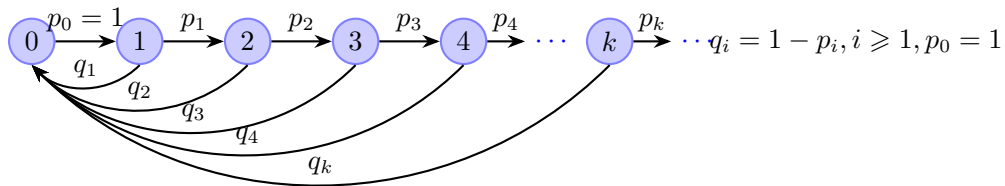


图 3: 3.16 图解

(a) 由上图易知 M.C. 为不可约, 非周期的. 又:

$$f_{00}^{(1)} = 0, f_{00}^{(2)} = q_1 = 1 - p_1, f_{00}^{(3)} = p_1(1 - p_2), \dots, f_{00}^{(n)} = p_1 p_2 \cdots p_{n-2}(1 - p_{n-1})$$

从而

$$f_{00}^{(n)} = \sum_{n=2}^{\infty} p_1 p_2 \cdots p_{n-2}(1 - p_{n-1}) = \lim_{n \rightarrow \infty} (1 - p_1 p_2 \cdots p_n)$$

故 0 及所有状态为常返  $\iff \lim_{n \rightarrow \infty} p_1 p_2 \cdots p_n = 0$

(b) 求解线性方程组  $\pi = \pi P$ ,  $\sum_{j=0}^{\infty} \pi_j = 1$  解得:

$$\begin{cases} \pi_1 = \pi_0 \\ \pi_2 = p_1 \pi_0 \\ \vdots \\ \pi_n = p_1 p_2 \cdots p_{n-1} \pi_0 \end{cases} \Rightarrow \pi_0 = \frac{1}{2 + \sum_{n=1}^{\infty} p_1 p_2 \cdots p_n} \quad \text{故:}$$

- 当  $\sum_{n=1}^{\infty} p_1 p_2 \cdots p_n < +\infty$  时, 平稳分布  $\pi$  存在, 此时 M.C. 为正常返, 亦即为不可约遍历.
- 当  $\sum_{n=1}^{\infty} p_1 p_2 \cdots p_n = +\infty$  但  $\lim_{n \rightarrow \infty} p_1 p_2 \cdots p_n = 0$  时, 正常返
- 当  $\lim_{n \rightarrow \infty} p_1 p_2 \cdots p_n = p > 0$  时, M.C. 为瞬过的.

亦可直接计算  $\mu_0 = \sum_{n=1}^{\infty} n f_{00}^{(n)} = \sum_{n=2}^{\infty} n p_1 p_2 \cdots p_{n-2}(1 - p_{n-1}) = 2 + \sum_{n=1}^{\infty} p_1 p_2 \cdots p_n$ , 从而得出同上的结论

### 3.17 试计算转移概率阵

$$P = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{6} & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \end{pmatrix}$$

的极限分布.

### Solution

设  $\pi$  为该 M.C. 的平稳分布,  $\pi = (\pi_0, \pi_1, \pi_2)$

$$\begin{cases} \pi \geq 0 \\ \sum_{i=0}^2 \pi_i = 1 \\ \pi P = \pi \end{cases} \Rightarrow \pi = \left( \frac{5}{14}, \frac{6}{14}, \frac{3}{14} \right)$$

易知该 M.C. 不可约且遍历  $\therefore$  极限分布为  $\begin{pmatrix} \frac{5}{14} & \frac{6}{14} & \frac{3}{14} \\ \frac{5}{14} & \frac{6}{14} & \frac{3}{14} \\ \frac{5}{14} & \frac{6}{14} & \frac{3}{14} \end{pmatrix}$

**3.18** 假定在逐日的天气变化模型中, 每天的阴晴与前两天的状况关系很大. 于是可考虑 4 状态的 Markov 链: 接连两晴天, 一晴一阴, 一阴一晴, 以及接连两阴天, 分别记为  $(S, S), (S, C), (C, S), (C, C)$ . 该链的转移概率阵为

$$P = \begin{matrix} & \begin{matrix} (S, S) & (S, C) & (C, S) & (C, C) \end{matrix} \\ \begin{matrix} (S, S) \\ (S, C) \\ (C, S) \\ (C, C) \end{matrix} & \begin{pmatrix} 0.8 & 0.2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0.4 & 0.6 \\ 0.6 & 0.4 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0.1 & 0.9 \end{pmatrix} \end{matrix}$$

试求这一 Markov 链的平稳分布. 并求出长期平均的晴朗天数.

**Solution**

设其平稳分布为  $\pi = (\pi_0, \pi_1, \pi_2, \pi_3)$

$$\begin{cases} \pi \geq 0 \\ \sum_{i=0}^3 \pi_i = 1 \\ \pi P = \pi \end{cases} \Rightarrow \pi = \left( \frac{3}{11}, \frac{1}{11}, \frac{1}{11}, \frac{6}{11} \right)$$

$\pi$  反映了 M.C. 中各状态在长期中所占的平均比例

$\therefore$  一年中晴朗的天数  $= \frac{365}{2} \times \left( \frac{3}{11} \times 2 + \frac{1}{11} + \frac{1}{11} \right) = 365 \times \frac{4}{11} = 132.7$ (天)

**3.19** 某人有  $M$  把伞并在办公室和家之间往返. 如某天他在家时(办公室时)下雨了而且家中(办公室)有伞他就带一把伞去上班(回家), 不下雨时他从不带伞. 如果每天与以往独立地早上(或晚上)下雨的概率为  $p$ , 试定义一  $M+1$  状态的 Markov 链以研究他被雨淋湿的机会.

**Solution**

定义  $X_n$ : 第  $n$  天早晨家中雨伞数,  $\therefore \{X_n, n \geq 0\}$  为一 M.C., 令  $q = 1 - p$ , 可得转移概率矩阵为:

$$P = \begin{matrix} & \begin{matrix} 0 & 1 & 2 & \cdots & M-2 & M-1 & M \end{matrix} \\ \begin{matrix} 0 \\ 1 \\ 2 \\ \vdots \\ M-1 \\ M \end{matrix} & \begin{pmatrix} q & p & 0 & & & & \\ pq & p^2+q^2 & pq & & & & \\ 0 & pq & p^2+q^2 & & & & \\ & & & \ddots & & & \\ & & & & pq & p^2+q^2 & pq \\ & & & & 0 & pq & p^2+q \end{pmatrix} \end{matrix}$$

由状态转移图易知 M.C. 为不可约遍历的, 求其平稳分布(极限分布)为: 设  $\pi = (\pi_0, \pi_1, \dots, \pi_M)$  为其平稳分布

$$\begin{cases} \pi_i \geq 0 \\ \sum_{i=0}^M \pi_i = 1 \\ \pi P = \pi \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \pi_0 = \frac{1-p}{M+1-p} \\ \pi_i = \frac{1}{M+1-p} \end{cases} \quad (i = 1, 2, \dots, M)$$

易知此 M.C. 遍历,

$\therefore \pi$  又是其极限分布, 其被雨淋湿的概率为

$$P_{\text{淋}} = p\pi_0 + p(1-p)\pi_M = 2p \frac{1-p}{M+1-p}$$

下面几道题涉及分支过程, 这部分没讲, 故都没写. 直接搬运刘杰班助教的习题解答 [3].

**3.20** 血液培养在时刻 0 从一个红细胞开始, 一分钟之后红细胞死亡可能出现下面几种情况: 以  $1/4$  再生 2 个红细胞, 以  $1/2$  的概率再生 1 个红细胞和 1 个白细胞, 也有  $1/4$  的概率产生 2 个白细胞. 再过一分钟每个红细胞以同样的规律再生下一代而白细胞则不再生. 并假定每个细胞的行为是独立的.

(a) 从培养开始  $n+1$  分钟不出现白细胞的概率是多少?

(b) 整个培养过程停止的概率是多少?

Solution

$$(a) p = \frac{1}{4} \left(\frac{1}{4}\right)^2 \cdots \left(\frac{1}{4}\right)^{2^n} \left(\frac{1}{4}\right)^{2^{n+1}-1}$$

- 时刻 0 1 ...  $n$
- 个数 1 2 ...  $2^n$

(b) 法一:

$$\Phi(s) = \sum_{k=0}^{\infty} p_k s^k = \frac{1}{4}s^0 + \frac{1}{2}s^1 + \frac{1}{4}s^2$$

$$\Phi(s) = s - \frac{1}{4}s^2 - \frac{1}{2}s + \frac{1}{4} = 0 \Rightarrow s = 1 \Rightarrow P_{\text{消亡}} = 1$$

法二:

$$\mathbb{E}(Z_1) = \frac{1}{2} + 2 \cdot \frac{1}{4} = 1 = \mu \Rightarrow P_{\text{消亡}} = 1$$

**3.21** 分支过程中一个体产生后代的分布为  $p_0 = q, p_1 = p$  ( $p + q = 1$ ), 试求第  $n$  代总体的均值和方差及群体消亡的概率. 如产生后代的分布为  $p_0 = 1/8, p_1 = 1/2, p_2 = 1/4, p_3 = 1/8$ , 试回答同样的问题.

Solution

(i)  $p_0 = q, p_1 = p$

$Z_1$  为第 1 代第 1 个个体的后代,  $\mathbb{P}(Z_1 = k) = p_k, \mathbb{E}(Z_1) = \mu, \text{Var}(Z_1) = \sigma^2$

$$\mathbb{E}(X_{n+1}) = \mu^{n+1}$$

$$\text{Var}(X_{n+1}) = \begin{cases} \sigma^2 \mu^n \frac{1-\mu^{n+1}}{1-\mu}, & \mu \neq 1 \\ (n+1)\sigma^2, & \mu = 1 \end{cases}$$

故  $\mu = \mathbb{E}(Z_1) = p \Rightarrow \mathbb{E}(X_n) = p^n$

$$\text{Var}(Z_1) = pq = \sigma^2 \Rightarrow \text{Var}(X_n) = \begin{cases} pq \cdot p^{n-1} \cdot \frac{1-p^n}{1-p} = p^n(1-p^n), & p \neq 1 \\ 0, & p = 1 \end{cases} \quad \Phi(s) = p_{01}p_1s \Rightarrow$$

$$\Phi(s) = s \Rightarrow 1 - p = (1 - p)s$$

$$p \neq 1 \Rightarrow \pi = 1 \quad p = 1, X_n = 1, \pi = 0$$

$$\begin{aligned} \text{(ii)} \quad p_0 &= \frac{1}{8}, p_1 = \frac{1}{2}, p_2 = \frac{1}{4}, p_3 = \frac{1}{8} \Rightarrow \mathbb{E}(Z_1) = \frac{11}{8}, \quad \text{Var}(Z_1) = \frac{47}{64} \\ &\Rightarrow \mathbb{E}(X_n) = \left(\frac{11}{8}\right)^n, \quad \text{Var}(X_n) = \frac{47}{64} \left(\frac{11}{8}\right)^{n-1} = \frac{47}{24} \left(\frac{11}{8}\right)^{n-1} \left[1 - \left(\frac{11}{8}\right)^n\right] \\ \Phi(s) = s &\Rightarrow s = 1 \text{ 或 } \frac{-3 \pm \sqrt{13}}{2} \Rightarrow \pi = \frac{-3 + \sqrt{13}}{2} \end{aligned}$$

**3.22** 若单一个体产生后代的分布为  $p_0 = q, p_1 = p$  ( $p + q = 1$ ), 并假定过程开始时的祖先数为 1, 试求分支过程第 3 代总数的分布.

**Solution**

由题意得,  $\mathbb{P}(X_n = 1) = p^n, \mathbb{P}(X_n = 0) = 1 - p^n$

$$\therefore \mathbb{P}(X_3 = 1) = p^3, \mathbb{P}(X_3 = 0) = 1 - p^3$$

**3.23** 一连续时间 Markov 链有 0 和 1 两个状态, 在状态 0 和 1 的逗留时间服从参数为  $\lambda > 0$  及  $\mu > 0$  的指数分布. 试求在时刻 0 从状态 0 起始,  $t$  时刻后过程处于状态 0 的概率  $P_{00}(t)$

**Solution**

$$\begin{aligned} P_{00}(t+h) &= \sum_{k \geq 0} P_{0k}(t)P_{k0}(h) \\ &= P_{00}(t)P_{00}(h) + P_{01}(t)P_{10}(h) \\ &= P_{00}(1 - \lambda h + o(h)) + (1 - P_{00}(t))(\mu h + o(h)) \end{aligned}$$

$$\therefore \frac{P_{00}(t+h) - P_{00}(t)}{h} = -(\lambda + \mu)P_{00}(t) + \mu + \frac{o(h)}{h}$$

$$\text{令 } h \rightarrow 0, \text{ 则 } P'_{00}(t) = -(\lambda + \mu)P_{00}(t) + \mu$$

而  $P_{00}(0) = 1$ , 解微分方程得

$$P_{00}(t) = \frac{\lambda}{\lambda + \mu} e^{-(\lambda + \mu)t} + \frac{\mu}{\lambda + \mu}$$

**3.24** 在第 23 题中如果  $\lambda = \mu$ . 定义  $N(t)$  为过程在  $[0, t]$  中改变的次数, 试求  $N(t)$  的概率分布.

**Solution**

设  $f(t)$  为状态 0(或 1) 逗留时间的概率密度函数,  $f(t) = \lambda e^{-\lambda t}$

记  $P_k(t) = \mathbb{P}[N(t) = k | N(0) = 0], \quad (k = 0, 1, 2, \dots)$

$$\begin{aligned} P_0(t) &= \mathbb{P}(\text{在状态 0(或 1) 逗留时间 } t_s > t) \\ &= 1 - \mathbb{P}(t_s \leq t) \\ &= 1 - \int_0^t \lambda e^{\lambda t_s} dt_s \\ &= e^{-\lambda t} \end{aligned}$$

猜想  $P_k(t) = \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t}$

设到  $k-1$  为止猜想成立, 则

$$\begin{aligned} P_k(t) &= \int_0^t f(t_s) P_{k-1}(t-t_s) dt_s \\ &= \int_0^t \lambda e^{-\lambda t_s} \frac{[\lambda(t-t_s)]^{k-1}}{(k-1)!} e^{-\lambda(t-t_s)} dt_s \\ &= \frac{\lambda^k}{(k-1)!} e^{-\lambda t} \int_0^t (t-t_s)^{k-1} dt_s \\ &= \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t} \end{aligned}$$

综上, 当  $\lambda = \mu$  时  $N(t)$  服从参数为  $\lambda t$  的 Poisson 分布

**3.25** 记  $X(t)$  为纯生过程, 且有

$$\mathbb{P}[X(t+h) - X(t) = 1 | X(t) \text{ 为奇数}] = \alpha h + o(h)$$

$$\mathbb{P}[X(t+h) - X(t) = 1 | X(t) \text{ 为偶数}] = \beta h + o(h)$$

及  $X(0) = 0$ , 试分别求事件“ $X(t)$  为偶数”及“ $X(t)$  为奇数”的概率.

**Solution**

本题暂缺

**3.26** 考虑状态  $0, 1, \dots, N$  上的纯生过程  $X(t)$ , 假定  $X(0) = 0$  以及  $\lambda_k = (N-k)\lambda, k = 0, 1, \dots, N$ . 其中  $\lambda_k$  满足

$$P\{X(t+h) - X(t) = 1 | X(t) = k\} = \lambda_k h + o(h),$$

试求  $P_n(t) = P(X(t) = n)$ , 这是新生率受群体总数反馈作用的例子.

**Solution**

本题暂缺

**3.27** 在某化学反应中, 由分子  $A$  与  $B$  发生反应而产生分子  $C$ . 假定在很小时间  $h$  之内一个分子  $A$  与  $B$  接近能发生化学反应的概率与  $h$  及  $A, B$  当前的分子数成正比. 假定在反应开始时  $A, B$  分子数相同, 并记过程  $X(t)$  为  $A$  分子在时刻  $t$  的数目. 试建立其随机过程模型.

**Solution**

本题暂缺

**3.28** 有无穷多个服务员的排队系统. 假定顾客以参数为  $\lambda$  的 Poisson 过程到达, 而服务员的数量巨大, 可理想化为无穷多个. 顾客一到就与别的顾客相独立地接受服务, 并在时间  $h$  内完成服务的概率近似为  $\alpha h$ . 记  $X(t)$  为在时刻  $t$  正接受服务的顾客总数, 试建立此过程的转移机制的模型.



Solution

本题暂缺

**3.29** 一个由  $N$  个部件组成的循环装置. 从  $C_1, C_2, \dots$  到  $C_N$  顺时针排列. 第  $k$  个部件会持续工作一段时间, 其分布是以  $\lambda_k$  为参数的指数分布. 一旦它停止工作, 顺时针方向的下一个元件就立即接替它开始运行. 假定各部件及同一部件的不同次运行都是相互独立的. 记  $X(t)$  为时刻  $t$  正在运行的部件的序号. 试写出模型及转移概率所满足的微分方程. 当  $N = 2, \lambda_1 = \lambda_2 = 1$ . 初始状态为 1 时试求解  $P_{11}(t)$  及  $P_{12}(t)$ .

Solution

本题暂缺

**3.30** 试写出纯生过程的 Kolmogorov 向前微分方程. 在初始条件  $P_{ii}(0) = 1$  下试写出  $P_{ii}(t)$  及  $P_{ij}(t)$  应满足的方程. 特别对  $\lambda_j = j\lambda$  的 Yule 过程求出  $P_{ij}(t)$  的明显表达式.

Solution

本题暂缺

**3.31** 两个通讯卫星放入轨道. 每一个卫星的工作寿命都是以  $\mu$  为参数的指数分布. 一旦失效就再放射一颗新卫星替换它. 所需的准备及发射时间服从以  $\lambda$  为参数的指数分布. 记  $X(t)$  为时刻  $t$  时在轨道中工作的卫星数. 假定这是一个状态空间为  $\{0, 1, 2\}$  的连续时间 Markov 链模型. 试建立 Kolmogorov 向前及向后微分方程.

Solution

本题暂缺

## 4 第四章 平稳过程

以下如果没有指明变量  $t$  的取值范围, 一般视为  $t \in \mathbb{R}$ , 平稳过程是指宽平稳过程.

4.1 设  $X(t) = \sin Ut$ , 这里  $U$  为  $(0, 2\pi)$  上的均匀分布.

(a) 若  $t = 1, 2, \dots$ , 证明  $\{X(t), t = 1, 2, \dots\}$  是宽平稳但不是严平稳过程,

(b) 设  $t \in [0, +\infty)$ , 证明  $\{X(t), t \geq 0\}$  既不是严平稳也不是宽平稳过程.

Solution

(a)

$$\mathbb{E}[X(t)] = \mathbb{E}(\sin Ut) = \int_0^{2\pi} \frac{1}{2\pi} \sin Ut \, dU = 0 \quad (t = 1, 2, \dots)$$

$$\begin{aligned} \text{Cov}(X(t), X(s)) &= \mathbb{E}(\sin Ut \cdot \sin Us) \\ &= \frac{1}{2} \mathbb{E}[\cos(t-s)U - \cos(t+s)U] \\ &= \frac{1}{4\pi} \left\{ \frac{1}{t-s} \sin(t-s)U \Big|_0^{2\pi} - \frac{1}{t+s} \sin(t+s)U \Big|_0^{2\pi} \right\} \\ &= 0 \quad (t \neq s) \end{aligned}$$

当  $t = s$  时  $\text{Cov}(X(t), X(s)) = \mathbb{E}(\sin^2 Ut) = \frac{1}{2} \therefore$  是宽平稳

考虑  $F_t(x) = \mathbb{P}(\sin Ut \leq x)$ , 显然  $F_{t+h} = \mathbb{P}[\sin U(t+h) \leq x]$  与其不一定相同  $\therefore$  不是严平稳

(b)

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X(t)] &= \frac{1}{2\pi t} (1 - \cos 2\pi t) \\ \text{Var}[X(t)] &= \mathbb{E} \left( \sin Ut - \frac{1}{2\pi t} (1 - \cos 2\pi t) \right)^2 = \frac{1}{2} - \frac{\sin 4\pi t}{8\pi t} - \left( \frac{1 - \cos 2\pi t}{2\pi t} \right)^2 \end{aligned}$$

都与  $t$  相关  $\therefore$  不是宽平稳

若其严平稳, 则因二阶矩存在, 应为宽平稳, 矛盾.  $\therefore$  不是严平稳.

4.2 设  $\{X_n, n = 0, 1, 2, \dots\}$  是平稳序列, 定义  $\{X_n^{(i)}, n = 1, 2, \dots\}, i = 1, 2, \dots$ , 为

$$\begin{aligned} X_n^{(1)} &= X_n - X_{n-1}, \\ X_n^{(2)} &= X_n^{(1)} - X_{n-1}^{(1)}, \\ &\dots \end{aligned}$$

证明这些序列仍是平稳序列.

Solution

1°  $\ell = 0$  时,  $\mathbb{E}(X_n)$  依定义为常数  $C_0$

$\text{Cov}(X_n, X_m)$  依定义为  $n - m$  的函数  $f_0(n - m) \Rightarrow$  成立

2° 设当  $\ell \leq k$  时成立, 则当  $\ell = k + 1$  时

$$\begin{aligned}\mathbb{E}X_n^{(\ell)} &= \mathbb{E}(X_n^{(k)} - X_{n-1}^{(k)}) = C_k - C_k = 0 \\ \text{Cov}(X^{(k+1)}, X_m^{(k+1)}) &= \mathbb{E}(X_n^{(k+1)} X_m^{(k+1)}) \\ &= \mathbb{E}[(X_n^{(k)} - X_{n-1}^{(k)})(X_m^{(k)} - X_{m-1}^{(k)})] \\ &= \mathbb{E}(X_n^{(k)} X_m^{(k)}) - \mathbb{E}(X_{n-1}^{(k)} X_m^{(k)}) - \mathbb{E}(X_n^{(k)} X_{m-1}^{(k)}) + \mathbb{E}(X_{n-1}^{(k)} X_{m-1}^{(k)}) \\ &= f_k(n - m) - f_k(n - 1 - m) - f_k(n - m + 1) + f_k(n - m) \\ &= f_{\ell}(n - m)\end{aligned}$$

只与  $n - m$  有关  $\therefore$  是平稳的

**4.3** 设  $X_n = \sum_{k=1}^N \sigma_k \sqrt{2} \cos(a_k n - U_k)$ , 这里  $\sigma_k$  和  $a_k$  为正常数,  $k = 1, \dots, N$ ;  $U_1, \dots, U_n$  是  $(0, 2\pi)$  上独立均匀分布随机变量, 证明  $\{X_n, n = 0, \pm 1, \dots\}$  是平稳过程.

Solution

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(X_n) &= \mathbb{E} \left[ \sum_{k=1}^N \sigma_k \sqrt{2} (\cos(a_k n) \cos U_k + \sin(a_k n) \sin U_k) \right] \\ &= \sum_{k=1}^N \sigma_k \sqrt{2} [\mathbb{E}(\cos U_k) \cos a_k n + \mathbb{E}(\sin U_k) \sin a_k n] \\ &= 0\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\text{Cov}(X_n, X_m) &= \mathbb{E}(X_n X_m) - \mathbb{E}(X_n) \mathbb{E}(X_m) = \mathbb{E}(X_n X_m) \\ &= \mathbb{E} \left[ \sum_{k=1}^N \sigma_k \sqrt{2} \cos(a_k n - U_k) \sum_{j=1}^N \sigma_j \sqrt{2} \cos(a_j m - U_j) \right] \\ &= \sum_{k=1}^N 2\sigma_k^2 \mathbb{E}[\cos(a_k n - U_k) \cos(a_k m - U_k)] + \sum_{k \neq j} 2\sigma_k \sigma_j \mathbb{E}[\cos(a_k n - U_k)] \mathbb{E}[\cos(a_j m - U_j)] \\ &= \sum_{k=1}^N \sigma_k^2 \mathbb{E}[\cos(a_k(n - m)) + \cos(a_k n + a_k m - 2U_k)] + 0 \\ &= \sum_{k=1}^N \sigma_k^2 \cos[a_k(n - m)]\end{aligned}$$

只与  $n - m$  有关  $\therefore$  宽平稳.

**4.4** 设  $A_k, k = 1, 2, \dots, n$  是  $n$  个实随机变量;  $\omega_k, k = 1, 2, \dots, n$ , 是  $n$  个实数. 试问  $A_k$  以及  $A_k$  之间应满足怎样的条件才能使

$$Z(t) = \sum_{k=1}^n A_k e^{j\omega_k t}$$

是一个复的平稳过程.

### Solution

要求

$$\mathbb{E}[Z(t)] = \sum_{k=1}^n \mathbb{E}(A_k e^{j\omega_k t}) = \text{const}$$

$\therefore \mathbb{E}(A_k) = 0$ , 要求

$$\text{Cov}(Z(t), Z(s)) = \mathbb{E}[Z(t)\overline{Z(s)}] = \sum_{k=1}^{\infty} \sum_{\ell=1}^{\infty} \mathbb{E}(A_k A_{\ell}) \cdot e^{j\omega_k t - j\omega_{\ell} s}$$

只与  $t - s$  有关

$\therefore \mathbb{E}(A_k A_{\ell}) = 0 \quad (k \neq \ell \text{ 且 } \omega_k \neq \omega_{\ell})$

**4.5** 设  $\{X_n, n = 1, 2, \dots\}$  是一列独立同分布的随机变量序列,  $\mathbb{P}(X_n = 1) = p, \mathbb{P}(X_n = -1) = 1-p, \quad n = 1, 2, \dots$ , 令  $S_0 = 0, S_n = (X_1 + \dots + X_n)/\sqrt{n}, \quad n = 1, 2, \dots$ , 求随机序列  $\{S_n = 1, 2, \dots\}$  的协方差函数和自相关函数.  $p$  取何值时此序列为平稳序列?

### Solution

由题意  $\mathbb{E}(X_n) = 2p - 1, \mathbb{E}(X_n^2) = 1, \mathbb{E}(S_n) = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n \mathbb{E}(X_i) = \sqrt{n}(2p - 1)$

(i)

$$\begin{aligned} \text{Cov}(S_n, S_m) &= \mathbb{E}(S_n S_m) = \mathbb{E}(S_n) \mathbb{E}(S_m) \\ &= \frac{1}{\sqrt{mn}} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \mathbb{E}(X_i X_j) - \sqrt{mn}(2p - 1)^2 \stackrel{\text{不妨设 } m < n}{=} \\ &= \frac{1}{\sqrt{mn}} \left( \sum_{i=1}^m \mathbb{E}(X_i^2) + \sum_{(i,j)=(1,1), i \neq j}^{(i,j)=(m,n)} \mathbb{E}(X_i) \mathbb{E}(X_j) \right) - \sqrt{mn}(2p - 1)^2 \\ &= \frac{4m}{\sqrt{mn}} p(1 - p) \end{aligned}$$

(ii)

$$r_X(n, m) = \mathbb{E}(S_n S_m) = \frac{4 \min m, n}{\sqrt{mn}} p(1 - p) + \sqrt{mn}(2p - 1)^2$$

(iii) 若  $\{S_n\}$  平稳, 则  $\mathbb{E}(S_n) \equiv \text{const}$ , 由  $\sqrt{2}S_n = \sqrt{n}(2p - 1) \Rightarrow p = \frac{1}{2}$  但此时  $\text{Cov}(S_n, S_m) = \frac{\min\{m, n\}}{\sqrt{mn}}$  与  $m, n$  有关, 故不存在  $p$  使得序列平稳

**4.6** 设  $\{X(t)\}$  是一个平稳过程, 对每个  $t \in \mathbb{R}$ ,  $X'(t)$  存在. 证明对每个给定的  $t$ ,  $X(t)$  与  $X'(t)$  不相关, 其中  $X'(t) = \frac{dX(t)}{dt}$ .

### Solution

以下假定求导数和求期望可交换

设  $\mathbb{E}[X(t)] = m, \text{Var}[X(t)] = \sigma^2$

$\therefore \mathbb{E}[X(t + \Delta t)] = m$

$$\begin{aligned}\therefore X'(t) &= \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{X(t+\Delta t) - X(t)}{\Delta t} \\ \therefore \mathbb{E}[X'(t)] &= 0\end{aligned}$$

$$\therefore \text{Cov}(X(t), X'(t)) = \mathbb{E}[X(t)X'(t)] = \frac{1}{2}\mathbb{E}[(X^2(t))'] = \frac{1}{2}(\mathbb{E}[X^2(t)])' = \frac{1}{2}(\sigma^2 + m^2)' = 0$$

$\therefore$  不相关

**4.7** 设  $\{X(t)\}$  是高斯过程, 均值为 0, 协方差函数  $R(\tau) = 4e^{-2|\tau|}$ . 令

$$Z(t) = X(t+1), \quad W(t) = X(t-1),$$

- (i) 求  $\mathbb{E}(Z(t)W(t))$  和  $\mathbb{E}(Z(t) + W(t))^2$ ;
- (ii) 求  $Z(t)$  的密度函数  $f_Z(z)$  及  $\mathbb{P}(Z(t) < 1)$ ;
- (iii) 求  $Z(t), W(t)$  的联合密度  $f_{Z,W}(z, w)$ .

**Solution**

(i)

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[Z(t)W(t)] &= \mathbb{E}[X(t+1)X(t-1)] = R(2) = 4e^{-4} \\ \mathbb{E}[Z(t)W(t)]^2 &= \mathbb{E}[X^2(t+1) + 2X(t+1)X(t-1) + X^2(t-1)] \\ &= 2\mathbb{E}[X^2(t)] + 2R(2) \\ &= 2\{\text{Var}[X(t)] - \mathbb{E}^2[X(t)]\} + 4e^{-4} \\ &= 2R(0) + 4e^{-4} \\ &= 4(1 + e^{-4})\end{aligned}$$

(ii)  $Z(t) = X(t+1) \sim N(0, 2^2)$

$$\begin{aligned}\therefore f_Z(z) &= \frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot 2^2} e^{-\frac{z^2}{2 \cdot 2^2}} = \frac{1}{\sqrt{8\pi}} e^{-\frac{z^2}{8}} \\ \therefore \mathbb{P}[Z(t) < 1] &= \int_{-\infty}^1 f_Z(z) dz = \frac{1}{\sqrt{8\pi}} \int_{-\infty}^1 e^{-\frac{z^2}{8}} dz\end{aligned}$$

(iii) 显然  $f_{Z,W}(z, w)$  为二维正态分布概率密度函数, 协方差矩阵为

$$\mathbf{C} = \begin{pmatrix} 4 & 4e^{-4} \\ 4e^{-4} & 4 \end{pmatrix}$$

其逆矩阵

$$\mathbf{C}^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{4(1-e^{-8})} & -\frac{e^{-4}}{4(1-e^{-8})} \\ -\frac{e^{-4}}{4(1-e^{-8})} & \frac{1}{4(1-e^{-8})} \end{pmatrix}$$

其行列式  $|\mathbf{C}| = 16(1 - e^{-8})$ , 期望向量  $\bar{\boldsymbol{\mu}} = (0, 0)$

$$\begin{aligned}\therefore f_{Z,W}(z, w) &= \frac{1}{2\pi|\mathbf{C}|} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \left( (z, w) - \bar{\boldsymbol{\mu}} \right) \mathbf{C}^{-1} \left( (z, w) - \bar{\boldsymbol{\mu}} \right)^T \right\} \\ &= \frac{1}{8\pi\sqrt{1-e^{-8}}} \exp \left\{ -\frac{z^2 + w^2 - 2e^{-4}zw}{8(1-e^{-8})} \right\}\end{aligned}$$

**4.8** 设  $\{X(t), t \in \mathbf{R}\}$  是一个严平稳过程,  $\varepsilon$  为只取有限个值的随机变量. 证明  $\{Y(t) = X(t - \varepsilon), t \in \mathbf{R}\}$  仍是一个严平稳过程.

提示: 对  $\varepsilon$  用全概率公式.

**Solution**

设  $\varepsilon$  可取  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ , 则

$$\begin{aligned} & \mathbb{P}\{Y(t_1 + h) \leq y_1, \dots, Y(t_k + h) \leq y_k\} \\ &= \mathbb{P}\{X(t_1 - \varepsilon + h) \leq y_1, \dots, X(t_k - \varepsilon + h) \leq y_k\} \\ &= \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(\varepsilon = \varepsilon_i) \mathbb{P}\{X(t_1 - \varepsilon_i + h) \leq y_1, \dots, X(t_k - \varepsilon_i + h) \leq y_k | \varepsilon = \varepsilon_i\} \end{aligned}$$

$\because X(t)$  严平稳

$$\begin{aligned} \therefore \text{上式} &= \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(\varepsilon = \varepsilon_i) \mathbb{P}\{X(t_1 - \varepsilon_i) \leq y_1, \dots, X(t_k - \varepsilon_i) \leq y_k | \varepsilon = \varepsilon_i\} \\ &= \mathbb{P}\{X(t_1 - \varepsilon) \leq y_1, \dots, X(t_k - \varepsilon) \leq y_k\} \\ &= \mathbb{P}\{Y(t_1) \leq y_1, \dots, Y(t_k) \leq y_k\} \end{aligned}$$

$\therefore Y(t)$  为严平稳.

**4.9** 设  $\{X(t), t \in \mathbf{R}\}$  是一个严平稳过程, 构造随机过程  $Y$  如下:  $Y(t) = 1$ , 若  $X(t) > 0$ ;  $-1$ , 若  $X(t) \leq 0$ . 证明  $\{Y(t), t \in \mathbf{R}\}$  是一个平稳过程. 如果进一步假定  $\{X(t), t \in \mathbf{R}\}$  是均值为零的 Gauss 平稳过程, 证明  $R_Y(\tau)$  为  $\frac{2}{\pi} \arcsin(R_X(\tau)/R_X(0))$ .

**Solution**

本题暂缺.

**4.10** 设  $\{X(t)\}$  是一个复值平稳过程, 证明

$$\mathbb{E}|X(t + \tau) - X(t)|^2 = 2\Re(R(0) - R(\tau)).$$

**Solution**

记  $m = \mathbb{E}[X(t)]$ , 则

$$\begin{aligned} \mathbb{E}|X(t + \tau) - X(t)|^2 &= \mathbb{E}|(X(t + \tau) - m) - (X(t) - m)|^2 \\ &= \mathbb{E}|X(t + \tau) - m|^2 + \mathbb{E}|X(t) - m|^2 - \mathbb{E}[(X(t + \tau) - m)\overline{(X(t) - m)}] \\ &\quad - \mathbb{E}[(X(t) - m)\overline{(X(t + \tau) - m)}] \\ &= 2R(0) - R(-\tau) - R(\tau) \end{aligned}$$

又  $\because R(-\tau) = \overline{R(\tau)} \quad \therefore \text{上式} = 2\Re(R(0) - R(\tau))$

**4.11** 设  $\{X(t)\}$  是零均值的平稳高斯过程, 协方差函数为  $R(\tau)$ , 证明

$$\mathbb{P}(X'(t) \leq a) = \phi\left(\frac{a}{\sqrt{-R''(0)}}\right),$$

其中  $\phi(\cdot)$  为标准正态分布函数.

**Solution**

注意到  $X'(t)$  服从正态分布

$$\text{而 } \mathbb{E}[X'(t)] = \{\mathbb{E}[X(t)]\}' = 0$$

$$\text{Var}(X'(t)) = \text{Cov}(X'(t), X'(t+0)) = -R''(0)$$

$$\therefore X'(t) \sim N(0, -R''(0))$$

$$\therefore \mathbb{P}(X'(t) \leq a) = \mathbb{P}\left(\frac{X'(t)}{\sqrt{-R''(0)}} \leq \frac{a}{\sqrt{-R''(0)}}\right) = \phi\left(\frac{a}{\sqrt{-R''(0)}}\right)$$

**4.12** 设  $\{X(t)\}$  为连续宽平稳过程, 均值  $m$  未知, 协方差函数为  $R(\tau) = ae^{-b|\tau|}, \tau \in R, a > 0, b > 0$ . 对固定的  $T > 0$ , 令  $\bar{X} = T^{-1} \int_0^T X(s) ds$ . 证明  $\mathbb{E}(\bar{X}) = m$  (即  $\bar{X}$  是  $m$  的无偏估计) 以及

$$\text{Var}(\bar{X}) = 2a[(bT)^{-1} - (bT)^{-2}(1 - e^{-bT})].$$

提示: 在上述条件下, 期望号与积分号可以交换.

**Solution**

$$\mathbb{E}(\bar{X}) = \mathbb{E}\left[\frac{1}{T} \int_0^T X(s) ds\right] = \frac{1}{T} \int_0^T \mathbb{E}[X(s)] ds = \frac{mT}{T} = m$$

$$\begin{aligned} \text{Var}(\bar{X}) &= \mathbb{E}\left[\frac{1}{T^2} \left(\int_0^T X(t) dt - m\right) \left(\int_0^T X(s) ds - m\right)\right] \\ &= \frac{1}{T^2} \int_0^T \int_0^T \mathbb{E}[(X(t) - m)(X(s) - m)] ds dt \\ &= \frac{1}{T^2} \int_0^T \int_0^T R(t-s) ds dt \\ &= \frac{1}{T^2} \int_0^T \int_0^T ae^{-b|t-s|} ds dt \\ &= \frac{2a}{T^2} \int_0^T dt \int_0^t e^{-b|t-s|} ds \\ &= \frac{2a}{T^2} \int_0^T \frac{1}{b}(1 - e^{-bt}) dt \\ &= 2a[(bT)^{-1} - (bT)^{-2}(1 - e^{-bT})]. \end{aligned}$$

**4.13** 设  $\{X(t)\}$  为平稳过程, 设  $\{X(t)\}$  的  $n$  阶导数  $X^{(n)}(t)$  存在, 证明  $\{X^{(n)}(t)\}$  是平稳过程.

提示: 利用协方差函数性质 4.

Solution

$\mathbb{E}[X^{(n)}(t)] = \{\mathbb{E}[X(t)]\}^{(n)} = 0$ ,  $\text{Cov}(X^{(n)}(t), X^{(n)}(t + \tau)) = (-1)^n R^{(2n)}(\tau)$   
 $\therefore \{X^{(n)}(t)\}$  是平稳过程.

**4.14** 证明定理 4.1 中关于平稳序列均值的遍历性定理.

提示: 用 Schwarz 不等式

Solution

充分性:

$$\begin{aligned}
 & \mathbb{E} \left| \frac{1}{2N+1} \sum_{k=-N}^N X(k) - m \right|^2 \quad (m = \mathbb{E}(X_n)) \\
 &= \frac{1}{(2N+1)^2} \mathbb{E} \left( \sum_{k=-N}^N X(k) - m \right)^2 \\
 &= \frac{1}{(2N+1)^2} \mathbb{E} \left( \sum_{k=-N}^N X(k) - m \right) \left( \sum_{\ell=-N}^N X(\ell) - m \right) \\
 &= \frac{1}{(2N+1)^2} \sum_{k=-N}^N \sum_{\ell=-N}^N R(k-\ell) \\
 &= \frac{1}{(2N+1)^2} \left[ \sum_{\tau=0}^N R(\tau) \cdot 2(2N+1-\tau) - (2N+1)R(0) \right] \\
 &\leq \left| \frac{2}{2N+1} \sum_{\tau=0}^N R(\tau) \right| + \left| \frac{1}{2N+1} R(0) \right| \\
 &\therefore \lim_{N \rightarrow +\infty} \frac{2}{2N+1} \sum_{\tau=0}^N R(\tau) = \lim_{N \rightarrow +\infty} \frac{2}{2N-1} \sum_{\tau=0}^{N-1} R(\tau) = \lim_{N \rightarrow +\infty} \frac{2N}{2N-1} \cdot \frac{1}{N} \sum_{\tau=0}^{N-1} R(\tau) = 0, \\
 &\quad \lim_{N \rightarrow +\infty} \frac{1}{2N+1} R(0) = 0, \\
 &\therefore \lim_{N \rightarrow +\infty} \mathbb{E} \left| \frac{1}{2N+1} \sum_{k=-N}^N X(k) - m \right|^2 = 0.
 \end{aligned}$$

必要性:

记  $\bar{X}_N = \frac{1}{2N+1} \sum_{k=-N}^N X_k$ , 则有

$$\begin{aligned}
 & \left[ \frac{1}{2N+1} \sum_{\tau=0}^{2N} R(\tau) \right]^2 = \left[ \frac{1}{2N+1} \sum_{k=-N}^N \text{Cov}(X_{-N}, X_k) \right]^2 = \left[ \text{Cov}(X_{-N}, \bar{X}_N) \right]^2 \\
 &\leq \text{Var}(X_{-N}) \text{Var}(\bar{X}_N) \quad (\text{Schwarz 不等式}) \\
 &= R(0) \mathbb{E}[(\bar{X}_N - m)^2] \rightarrow 0 \quad (N \rightarrow +\infty)
 \end{aligned}$$

从而有

$$\lim_{N \rightarrow +\infty} \frac{1}{2N+1} \sum_{\tau=0}^{2N} R(\tau) = 0,$$

由上易得

$$\lim_{N \rightarrow +\infty} \frac{1}{N} \sum_{\tau=0}^{N-1} R(\tau) = 0.$$



**4.15** 如果  $(X_1, X_2, X_3, X_4)$  是均值为 0 的联合正态随机向量, 则

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(X_1 X_2 X_3 X_4) &= \text{Cov}(X_1, X_2) \text{Cov}(X_3, X_4) + \text{Cov}(X_1, X_3) \text{Cov}(X_2, X_4) \\ &\quad + \text{Cov}(X_1, X_4) \text{Cov}(X_2, X_3).\end{aligned}$$

利用这个事实证明定理 4.3

**Solution**

取固定的  $\tau \in \mathbb{Z}$ , 记  $X_{n+\tau} X_n \triangleq Y_n$ , 则

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(Y_n) &= R_X(\tau)(\text{const}) \\ \text{Cov}(Y_{n+\tau_1}, Y_n) &= \mathbb{E}(Y_{n+\tau_1} Y_n) - R_X^2(\tau) \\ &= \mathbb{E}(X_{n+\tau_1+\tau} X_{n+\tau_1} X_{n+\tau} X_n) - R_X^2(\tau) \\ &= R_X^2(\tau) + R_X^2(\tau_1) + R_X(\tau_1 + \tau) R_X(\tau_1 - \tau) - R_X^2(\tau) \\ &= R_X^2(\tau_1) + R_X(\tau_1 + \tau) R_X(\tau_1 - \tau) \\ &= R_Y(\tau_1)\end{aligned}$$

$\therefore \{Y_n\}$  是平稳过程. 又易见  $X = \{X_n, n \in \mathbb{Z}\}$  的协方差函数遍历性成立的充要条件是  $Y = \{Y_n, n \in \mathbb{Z}\}$  的均值遍历性成立. 而我们有

$$\begin{aligned}\left| \frac{1}{N} \sum_{\tau_1=0}^{N-1} R_Y(\tau_1) \right| &\leq \frac{1}{N} \sum_{\tau_1=0}^{N-1} |R_Y(\tau_1)| \\ &\leq \frac{1}{N} \sum_{\tau_1=0}^{N-1} \left[ R_X^2(\tau_1) + (R_X^2(\tau_1 + \tau) + R_X^2(\tau_1 - \tau)) / 2 \right] \rightarrow 0, (N \rightarrow +\infty)\end{aligned}$$

由均值遍历性定理 (i) 可知,  $Y = \{Y_n, n \in \mathbb{Z}\}$  的均值遍历性成立, 即  $X = \{X_n, n \in \mathbb{Z}\}$  的协方差函数遍历性成立.

**4.16** 设  $X_0$  为随机变量, 其概率密度函数为

$$f(x) = \begin{cases} 2x, & 0 \leq x \leq 1, \\ 0, & \text{其他}, \end{cases}$$

设  $X_{n+1}$  在给定  $X_0, X_1, \dots, X_n$  下是  $(1 - X_n, 1]$  上的均匀分布,  $n = 0, 1, 2, \dots$ , 证明  $\{X_n, n = 0, 1, \dots\}$  的均值有遍历性.

**Solution**

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(X_0) &= \int_0^1 2x^2 dx = \frac{2}{3} \\ \mathbb{E}(X_0^2) &= \int_0^1 2x^3 dx = \frac{1}{2} \\ \mathbb{E}(X_{n+1}) &= \mathbb{E}[\mathbb{E}(X_{n+1} | X_n)] = \mathbb{E}\left[\int_{1-X_n}^1 \frac{x_{n+1}}{x_n} dx_{n+1}\right] = \mathbb{E}\left(1 - \frac{1}{2}X_n\right) \\ &= 1 - \frac{1}{2}\mathbb{E}(X_n)\end{aligned}$$

$\therefore \mathbb{E}(X_0) = \frac{2}{3} \quad \therefore \mathbb{E}(X_n) \equiv \frac{1}{2}$  又有

$$\mathbb{E}(X_{n+1}^2) = \mathbb{E}\left[\mathbb{E}(X_{n+1}^2|X_n)\right] = \mathbb{E}\left[\int_{1-x_n}^1 \frac{x_{n+1}^2}{x_n} dx_{n+1}\right] = 1 - \mathbb{E}(X_n) + \frac{1}{3}\mathbb{E}(X_n^2)$$

$\therefore \mathbb{E}(X_0^2) = \frac{1}{2} \quad \therefore \mathbb{E}(X_n^2) \equiv \frac{1}{2}$

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(X_n X_{n+m}) &= \mathbb{E}\left[\mathbb{E}(X_n X_{n+m}|X_n)\right] = \mathbb{E}\left[X_n \mathbb{E}(X_{n+m}|X_n)\right] \\ &= \mathbb{E}\left[X_n \left(1 - \frac{1}{2}\mathbb{E}(X_{n+m-1}|X_n)\right)\right] \\ &= \mathbb{E}(X_n) - \frac{1}{2}\mathbb{E}\left[\mathbb{E}(X_n X_{n+m-1}|X_n)\right] \\ &= \frac{2}{3} - \frac{1}{2}\mathbb{E}(X_n X_{n+m-1})\end{aligned}$$

$$\therefore \mathbb{E}(X_n X_{n+m}) - \frac{4}{9} = -\frac{1}{2}\left(\mathbb{E}(X_n X_{n+m}) - \frac{4}{9}\right) = \dots = \left(-\frac{1}{2}\right)^m \left(\mathbb{E}(X_n^2) - \frac{4}{9}\right) = \frac{1}{18}\left(-\frac{1}{2}\right)^m$$

$$\therefore R_X(n, n+m) = \mathbb{E}\left(X_n - \frac{2}{3}\right)\left(X_{n+m} - \frac{2}{3}\right) = \mathbb{E}(X_n X_{n+m}) - \frac{4}{9} = \frac{1}{18}\left(-\frac{1}{2}\right)^m = R(m)$$

$\therefore \{X_n\}$  是平稳序列, 又  $\therefore \lim_{m \rightarrow +\infty} R(m) = 0 \therefore$  是均值遍历的

**4.17** 设  $\{\varepsilon_n, n = 0, \pm 1, \dots\}$  为白噪声序列, 令

$$X_n = \alpha X_{n-1} + \varepsilon_n, |\alpha| < 1, n = \dots, -1, 0, 1, \dots,$$

则  $X_n = \sum_{k=0}^{\infty} \alpha^k \varepsilon_{n-k}$ , 从而证明  $\{X_n, n = \dots, -1, 0, 1, \dots\}$  为平稳序列. 求出该序列的协方差函数. 此序列是否具有遍历性?

**Solution**

$$\mathbb{E}(X_n) = \sum_{k=0}^{\infty} \alpha^k \mathbb{E}(\varepsilon_{n-k}) = 0$$

$$\begin{aligned}R_X(n, n+m) &= \text{Cov}(X_n, X_{n+m}) = \mathbb{E}\left(\sum_{k=0}^{\infty} \alpha^k \varepsilon_{n-k}\right)\left(\sum_{\ell=0}^{\infty} \alpha^{\ell} \varepsilon_{m+n-\ell}\right) \\ &= \sum_{k=0}^{\infty} \sum_{\ell=0}^{\infty} \alpha^{k+\ell} \mathbb{E}(\varepsilon_{n-k} \varepsilon_{m+n-\ell}) = \sum_{k=0}^{\infty} \alpha^{2k+m} \mathbb{E}(\varepsilon_{n-k}^2) \\ &= \alpha^m \frac{\sigma^2}{1 - \alpha^2} \\ &= R(m)\end{aligned}$$

$\therefore \{X_n\}$  为平稳序列, 又  $\lim_{m \rightarrow +\infty} R(m) = 0, \therefore$  是均值遍历的

以下没有特殊声明, 所涉及的过程均假定均值函数为 0

**4.18** 我们称一个随机过程  $X$  为平稳 Gauss-Markov 过程, 如果  $X$  是平稳 Gauss 过程, 并且具有 Markov 性, 即对任意的  $s < t$ , 任意实数  $x_t, x_s, x_u$ , 有

$$\mathbb{P}(X_t \leq x_t | X_s = x_s, X_u = x_u, u < s) = \mathbb{P}(X_t \leq x_t | X_s = x_s)$$

试证明零均值的平稳 Gauss-Markov 过程的协方差函数  $R(\tau)$  具有  $Ce^{-a|\tau|}$  这种形式. 这里  $C$  为常数

Solution

本题暂缺

**4.19** 设  $\{X_n, n = 0, 1, \dots\}$  是平稳 Gauss-Markov 序列 (即第 18 题中的  $t$  取非负整数), 均值为 0. 证明其协方差函数  $R(h)$  具有  $\sigma^2 a^{|h|}$  这种形式, 其中  $|a| \leq 1$ .

Solution

本题暂缺

**4.20** 设  $\{X(t)\}$  为平稳过程, 令  $Y(t) = X(t+a) - X(t-a)$ . 分别以  $R_X, S_X$  和  $R_Y, S_Y$  记随机过程  $X$  和  $Y$  的协方差函数和功率谱密度, 证明

$$R_Y(\tau) = 2R_X(\tau) - R_X(\tau+2a) - R_X(\tau-2a),$$

$$S_Y(\omega) = 4S_X(\omega) \sin^2 a\omega.$$

Solution

$$\begin{aligned} R(\tau) &= \mathbb{E}[X(t+a) - X(t-a)][X(t-\tau+a) - X(t-\tau-a)] \\ &= \mathbb{E}[X(t+a)X(t-\tau-a)] - \mathbb{E}[X(t+a)X(t-\tau-a)] \\ &\quad - \mathbb{E}[X(t-a)X(t-\tau-a)] + \mathbb{E}[X(t-a)X(t-\tau-a)] \\ &= R_X(\tau) - R_X(\tau+2a) - R_X(\tau-2a) + R_X(\tau) \\ &= 2R_X(\tau) - R_X(\tau+2a) - R_X(\tau-2a) \\ S_Y(\omega) &= \int_{-\infty}^{+\infty} R_Y(\tau) e^{-i\omega\tau} d\tau \\ &= 2 \int_{-\infty}^{+\infty} R_X(\tau) e^{-i\omega\tau} d\tau - \int_{-\infty}^{+\infty} R_X(\tau+2a) e^{-i\omega\tau} d\tau \\ &\quad - \int_{-\infty}^{+\infty} R_X(\tau-2a) e^{-i\omega\tau} d\tau \\ &= S_X(\omega)(2 - e^{2a\omega i} - e^{-2a\omega i}) \\ &= S_X(\omega)(2 - 2\cos 2a\omega) \\ &= 4S_X(\omega) \sin^2 a\omega \end{aligned}$$

**4.21** 设平稳过程  $X$  的协方差函数  $R(\tau) = \sigma^2 e^{-\tau^2}$ , 试研究其功率谱密度函数的性质.

**Solution**

$$\begin{aligned} S(\omega) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \sigma^2 e^{-\tau^2} e^{-i\omega\tau} d\tau \\ &= \sigma^2 e^{-\frac{\omega^2}{4}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-(\tau^2 + i\omega\tau - \frac{\omega^2}{4})} d\tau \\ &= \sigma^2 e^{-\frac{\omega^2}{4}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{(\tau + \frac{i\omega}{2})^2}{2 \times \frac{1}{2}}} d\tau \\ &= \sigma^2 \sqrt{\pi} e^{-\frac{\omega^2}{4}}. \end{aligned}$$

$S(\omega)$  为  $\mathbb{R}$  上的实的、偶的、非负且可积的函数.

**4.22** 设平稳过程  $\{X(t)\}$  的协方差函数  $R(\tau) = \frac{a^2}{2} \cos \omega\tau + b^2 e^{-a|\tau|}$ , 求功率谱密度函数  $S(\omega)$

**Solution**

因为  $\cos \omega_0\tau \longleftrightarrow \pi(\delta(\omega + \omega_0) + \delta(\omega - \omega_0))$ ,  $e^{-a|\tau|} \longleftrightarrow \frac{2a}{a^2 + \omega^2}$

故所求谱密度函数为

$$S(\omega) = \frac{a^2\pi}{2} (\delta(\omega + \omega_0) + \delta(\omega - \omega_0)) + \frac{2ab^2}{a^2 + \omega^2}$$

**4.23** 设  $\{X(t)\}$  为 Gauss 平稳过程, 均值为零,  $R_X(\tau) = Ae^{-a|\tau|} \cos \beta\tau$ . 令  $Y(t) = X^2(t)$ , 验证  $R_Y(\tau) = A^2 e^{-2a|\tau|} (1 + \cos 2\beta\tau)$

**Solution**

由课本 4.3.2 节中平方检波的结果可知:

$$\begin{aligned} R_Y(\tau) &= 2R_X^2(\tau) = 2A^2 e^{-2a|\tau|} \cos^2 \beta\tau = A^2 e^{-2a|\tau|} (1 + \cos 2\beta\tau) \\ &= A^2 (e^{-2a|\tau|} + e^{-2a|\tau|} \cos 2\beta\tau) \end{aligned}$$

由 Fourier 变换关系:

$$e^{-a|\tau|} \longleftrightarrow \frac{2a}{a^2 + \omega^2}, \quad e^{-a|\tau|} \cos \omega_0\tau \longleftrightarrow \frac{a}{a^2 + (\omega + \omega_0)^2} + \frac{a}{a^2 + (\omega - \omega_0)^2}$$

故可得到  $R_Y(\tau)$  所对应的谱密度为:

$$\begin{aligned} S(\omega) &= A^2 \left( \frac{4a}{4a^2 + \omega^2} + \frac{2a}{4a^2 + (\omega + 2\beta)^2} + \frac{2a}{4a^2 + (\omega - 2\beta)^2} \right) \\ &= 2aA^2 \left( \frac{2}{4a^2 + \omega^2} + \frac{1}{4a^2 + (\omega + 2\beta)^2} + \frac{1}{4a^2 + (\omega - 2\beta)^2} \right) \end{aligned}$$

**4.24** 设  $\{X(t)\}$  为 Gauss 平稳过程, 均值为零, 功率谱密度  $S(\omega) = \frac{1}{1+\omega^2}$ . 求  $X(t)$  落在区间  $[0.5, 1]$  中的概率.

Solution

$$\begin{aligned} R(\tau) &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} S(\omega) e^{j\omega\tau} d\omega = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{e^{j\omega\tau}}{1+\omega^2} d\omega \\ &= \frac{1}{2\pi} \cdot 2\pi j \cdot \text{Res} \left[ \frac{e^{jz|\tau|}}{1+z^2}, j \right] = \frac{e^{-|\tau|}}{2} \\ R(0) &= \text{Var}(X(t)) = \mathbb{E}[X^2(t)] = \frac{1}{2} = \sigma^2 \end{aligned}$$

$$\therefore X(t) \sim N(0, \frac{1}{2}) \quad \frac{X(t)}{\sigma} = \sqrt{2}X(t) \sim N(0, 1)$$

$$\therefore \mathbb{P}[0.5 \leq X(t) \leq 1] = \mathbb{P} \left[ \frac{\sqrt{2}}{2} \leq \sqrt{2}X(t) \leq \sqrt{2} \right] = \Phi(\sqrt{2}) - \Phi \left( \frac{\sqrt{2}}{2} \right)$$

**4.25** 已知平稳过程  $\{X(t)\}$  的功率谱密度为  $S(\omega) = \frac{\omega^2+1}{\omega^4+4\omega^2+3}$ , 求  $X(t)$  的均方值.

Solution

$$S(\omega) = \frac{\omega^2}{(\omega^2+1)(\omega^2+3)} = -\frac{1}{2(\omega^2+1)} + \frac{3}{2(\omega^2+3)}$$

故由上题类似的方法可知  $S(\omega)$  所对应的  $R(\tau) = -\frac{1}{4}e^{-|\tau|} + \frac{\sqrt{3}}{4}e^{-\sqrt{3}|\tau|}$ , 从而求得  $X(t)$  的均方值:

$$\mathbb{E}[X^2(t)] = \text{Var}(X(t)) = R(0) = \frac{\sqrt{3}-1}{4} \quad (\text{假定 } \mathbb{E}[X(t)] = 0)$$

**4.26** 设  $S(\omega)$  是功率谱密度函数, 证明  $\frac{d^2 S(\omega)}{d\omega^2}$  不可能是功率谱密度函数.

Solution 1(郑老师解法)

反证法: 若  $\frac{d^2 S(\omega)}{d\omega^2} \triangleq S''(\omega)$  为谱密度函数, 则  $S''(\omega) \geq 0$ , 从而  $S'(\omega)$  为单调增.

又  $S'(\omega) \leq 0$  不可能对任何  $\omega \in \mathbb{R}$  成立 (否则  $S(\omega)$  为单调减), 故必存在  $\omega_0 \in \mathbb{R}$ , 使得  $S'(\omega_0) = a > 0$ , 从而当  $\omega \geq \omega_0$  时,  $S'(\omega) \geq a$ , 故而有

$$\int_{\omega_0}^{\omega} S'(t) dt \geq a(\omega - \omega_0), \quad \text{亦即 } S(\omega) \geq S(\omega_0) + a(\omega - \omega_0)$$

这样的  $S(\omega)$  在  $\mathbb{R}$  上式不可积的, 矛盾

Solution 2

$$\begin{aligned} \frac{d^2 S(\omega)}{d\omega^2} &= \frac{d^2}{d\omega^2} \left[ \int_{-\infty}^{+\infty} R(\tau) e^{-j\omega\tau} d\tau \right] = \int_{-\infty}^{+\infty} -\tau^2 R(\tau) e^{-j\omega\tau} d\tau \\ &= - \int_{-\infty}^{+\infty} \tau^2 R(\tau) e^{-j\omega\tau} d\tau \end{aligned}$$

令  $g(\tau) = R(\tau)e^{-j\omega\tau}$ , 则存在  $\xi \in \mathbb{R}$ , s.t

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{+\infty} \tau^2 g(\tau) d\tau &= \lim_{\tau \rightarrow +\infty} \tau^2 \cdot \int_{-\infty}^{\xi} g(\tau) d\tau + \lim_{\tau \rightarrow +\infty} \tau^2 \cdot \int_{\xi}^{+\infty} g(\tau) d\tau \\ &> 0 \cdot \int_{-\infty}^{\xi} g(\tau) d\tau + 0 \cdot \int_{\xi}^{+\infty} g(\tau) d\tau = 0 \end{aligned}$$

$\therefore \frac{d^2 S(\omega)}{d\omega^2} < 0 \Rightarrow$  不可能是功率谱密度函数

**4.27** 求下列协方差函数对应的功率谱密度函数:

$$(1) R(\tau) = \sigma^2 e^{-a|\tau|} \cos b\tau$$

$$(2) R(\tau) = \sigma^2 e^{-a|\tau|} (\cos b\tau - ab^{-1} \sin b|\tau|)$$

$$(3) R(\tau) = \sigma^2 e^{-a|\tau|} (\cos b\tau + ab^{-1} \sin b|\tau|)$$

$$(4) R(\tau) = \sigma^2 e^{-a|\tau|} (1 + a|\tau| - 2a^2\tau^2 + a^3|\tau|^3/\varepsilon)$$

**Solution**

$$(1) a\sigma^2 \left[ \frac{1}{a^2 + (\omega + b)^2} + \frac{1}{a^2 + (\omega - b)^2} \right]$$

$$(2) \frac{a\sigma^2\omega}{b} \left[ \frac{1}{a^2 + (\omega - b)^2} - \frac{1}{a^2 + (\omega + b)^2} \right]$$

$$(3) a\sigma^2 \left[ \frac{2 + \frac{\omega}{b}}{a^2 + (\omega + b)^2} + \frac{2 - \frac{\omega}{b}}{a^2 + (\omega - b)^2} \right]$$

$$(4) \frac{2a\sigma^2}{a^2 + \omega^2} + \frac{2a\sigma^2(a^2 - \omega^2)(1 - 4a^2)}{(a^2 + \omega^2)^2} + \frac{4a^3\sigma^2(a^4 - 4a^2\omega^2 + \omega^4)}{(a^2 + \omega^2)^4}$$

**4.28** 求下列功率谱密度函数对应的协方差函数:

$$(1) S(\omega) = \frac{\omega^2 + 64}{\omega^4 + 29\omega^2 + 100}$$

$$(2) S(\omega) = \frac{1}{(1 + \omega^2)^2}$$

$$(3) S(\omega) = \sum_{k=1}^N \frac{a_k}{\omega^2 + b_k^2}, N \text{ 为固定的正整数}$$

$$(4) S(\omega) = \begin{cases} a, & |\omega| \leq b, \\ 0, & |\omega| > b \end{cases}$$

$$(5) S(\omega) = \begin{cases} 0, & |\omega| < a \text{ 或 } |\omega| \leq 2a, \\ b^2, & a \leq |\omega| \leq 2a. \end{cases}$$

**Solution**

$$(1) \frac{5}{7} e^{-2|\tau|} - \frac{13}{70} e^{-5|\tau|}$$

$$(2) \frac{1}{4} e^{-|\tau|} (1 + |\tau|)$$

$$(3) \sum_{k=1}^N \frac{a_k}{2b_k} e^{-b_k|\tau|}$$

$$(4) \frac{a \sin b\tau}{\pi\tau}$$

(5)  $\frac{b^2}{\pi\tau}(\sin 2a\tau - \sin a\tau)$

**4.29** 设  $\{\varepsilon_n, n = \dots, -1, 0, 1, \dots\}$  为白噪声序列, 均值为 0, 方差为  $\sigma^2$ . 求下列序列的谱密度函数:

(1)  $X_n = \varepsilon_n + \alpha_1 \varepsilon_{n-1}, n = \dots, -1, 0, 1, \dots$

(2)  $X_n = \sum_{k=0}^{\infty} \beta_k \varepsilon_{n-k}$ , 其中  $\sum_{k=0}^{\infty} \beta_k^2 < \infty$

Solution

本题暂缺

**4.30** 由书中例 4.15 确定的平稳序列的功率谱密度是周期函数, 试作出  $(\pi, \pi]$  中谱密度函数的图形, 并讨论当  $|\rho| \rightarrow 1$  时图形如何变化.

提示: 分  $\rho > 0$  和  $\rho < 0$  讨论.

Solution

本题暂缺

**4.31** 设  $\{X_n, n = \dots, -1, 0, 1, \dots\}$  为平稳序列, 协方差函数为  $R(\tau)$ ,

(1) 求  $X_{n+1}$  的形如  $\hat{X}_{n+1}^{(1)} = aX_n$  的最小误差方差预报, 这里  $a$  是待定常数,

(2) 求  $X_{n+1}$  的形如  $\hat{X}_{n+1}^{(2)} = aX_n + bX_{n-1}$  的最小均方误差预报, 这里  $a$  和  $b$  是待定常数.

(3) 上述两个预报  $\hat{X}_{n+1}^{(1)}$  和  $\hat{X}_{n+1}^{(2)}$  中, 哪个预报的均方误差要小些? 试用  $R(\tau)$  表示它们的差.

(4) 求  $X_{n+k}$  的形如  $\hat{X}_{n+k} = aX_n + bX_{n+N}$  ( $1 \leq k \leq N$ ), 的最小均方误差内插, 这里  $a, b$  为待定常数.

(5) 设  $Z_n = \sum_{k=0}^N X_{n+k}$ , 其中  $N$  为固定的正整数. 求  $Z_n$  的形如  $\hat{Z}_n = aX_n + bX_{n+N}$  的最小均方误差预报, 其中  $a, b$  为待定常数

Solution

(1) 设  $\hat{X}^* = aX_n$  为  $X_{n+1}$  的最佳预报, 则根据投影定理有:

$$\mathbb{E}(X_{n+1} - \hat{X}^*)bX_n = b\mathbb{E}(X_{n+1}X_n - aX_n^2) = 0 \quad (\forall b \in \mathbb{R})$$

不妨设  $b \neq 0$ , 则有  $R(1) - aR(0) = 0 \Rightarrow a = \frac{R(1)}{R(0)}$

(2) 类似可求出:

$$a = \frac{[R(0) - R(2)]R(1)}{R^2(0) - R^2(2)}, \quad b = \frac{[R(0) - R(1)]R(2)}{R^2(0) - R^2(1)}$$

(3)  $\hat{X}_{n+1}^{(2)}$  的均方误差较小, 且有:

$$\mathbb{E}[X_{n+1} - \hat{X}_{n+1}^{(2)}]^2 - \mathbb{E}[X_{n+1} - \hat{X}_{n+1}^{(1)}]^2 = \frac{[R^2(1) - R(0)R(2)]^2}{R^2(0) - R^2(1)}$$

(4)

$$a = \frac{R(0)R(k) - R(N-k)R(N)}{R^2(0) - R^2(N)}, \quad b = \frac{R(0)R(N-k) - R(k)R(N)}{R^2(0) - R^2(N)}$$

(5)

$$a = b = \frac{\sum_{k=0}^N R(k)}{R(0) + R(N)}$$

**4.32** 设平稳序列  $\{X_n, n = \dots, -1, 0, 1, \dots\}$  的均值为零, 协方差函数为  $R(h) = \rho^{|h|}, |\rho| < 1, h = 0, 1, \dots$ . 求  $X_{n+1}$  根据  $\{X_k, k \leq n\}$  的线性最佳预报  $\hat{X}_{n+1}$ .

Solution

本题暂缺

以下设  $\{\varepsilon_n, n = \dots, -1, 0, 1, \dots\}$  是均值为 0, 方差为 1 的白噪声序列

**4.33** 证明没有一个平稳序列  $\{X_n, n = 0, \pm 1, \dots\}$  能满足  $X_n = X_{n-1} + \varepsilon_n, n = 0, \pm 1, \dots$ .

Solution

本题暂缺

**4.34** 证明如下两个滑动平均序列

$$X_n = \varepsilon_n + \alpha \varepsilon_{n-1}$$

$$Y_n = \varepsilon_n + \frac{1}{\alpha} \varepsilon_{n-1}$$

有相同的自相关函数.

Solution

(i)

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X_n X_{n+\tau}) &= \mathbb{E}[(\varepsilon_n + \alpha \varepsilon_{n-1})(\varepsilon_{n+\tau} + \alpha \varepsilon_{n+\tau-1})] \\ &= \mathbb{E}(\varepsilon_n \varepsilon_{n+\tau}) + \alpha \mathbb{E}(\varepsilon_n \varepsilon_{n+\tau-1}) + \alpha^2 \mathbb{E}(\varepsilon_{n-1}^2) \end{aligned}$$

$$\tau = 0 \text{ 时, 上式} = \mathbb{E}(\varepsilon_n^2) + 2\alpha \mathbb{E}(\varepsilon_n \varepsilon_{n-1}) + \alpha^2 \mathbb{E}(\varepsilon_{n-1}^2) = (1 + \alpha^2)\sigma^2$$

$$\tau = 1 \text{ 时, 上式} = 0 + \alpha \mathbb{E}(\varepsilon_n^2) = \alpha \sigma^2$$

$$\tau > 1 \text{ 时, 上式} = 0$$

$$r_X(\tau) = \begin{cases} (1 + \alpha^2)\sigma^2 & \tau = 0 \\ \alpha \sigma^2 & \tau = 1 \\ 0 & \tau > 1 \end{cases}$$



(ii)

$$\mathbb{E}(T_n T_{n+\tau}) = \mathbb{E}(\varepsilon_n \varepsilon_{n+\tau}) + \frac{1}{\alpha} \mathbb{E}(\varepsilon_n \varepsilon_{n+\tau-1}) + \frac{1}{\alpha} \mathbb{E}(\varepsilon_{n-1} \varepsilon_{n+\tau}) + \frac{1}{\alpha^2} \mathbb{E}(\varepsilon_{n-1} \varepsilon_{n+\tau-1})$$

$$\tau = 0 \text{ 时, 上式} = (1 + \frac{1}{\alpha^2})\sigma^2$$

$$\tau = 1 \text{ 时, 上式} = \frac{1}{\alpha}\sigma^2$$

$$\tau > 1 \text{ 时, 上式} = 0$$

$$r_Y(\tau) = \begin{cases} (1 + \frac{1}{\alpha^2})\sigma^2 & \tau = 0 \\ \frac{1}{\alpha}\sigma^2 & \tau = 1 \\ 0 & \tau > 1 \end{cases}$$

标准化:

$$r_X(\tau) = \begin{cases} 1 & \tau = 0 \\ \frac{\alpha}{1+\alpha^2} & \tau = 1 \\ 0 & \tau > 1 \end{cases} \quad r_Y(\tau) = \begin{cases} 1 & \tau = 0 \\ \frac{\alpha}{1+\alpha^2} & \tau = 1 \\ 0 & \tau > 1 \end{cases}$$

**4.35** 设  $\{X_n, n = 0, \pm 1, \dots\}$  为 AR( $p$ ) 模型:

$$X_n = \alpha_1 X_{n-1} + \dots + \alpha_p X_{n-p} + \varepsilon_n, \quad (n = \dots, -1, 0, 1, \dots)$$

试导出 Yule-Walker 方程:

$$R(h) = \alpha_1 R(h-1) + \dots + \alpha_p R(h-p), \quad h > 0$$

提示: AR( $p$ ) 模型两边同乘以  $X_{n-k}$ , 然后取期望.

**Solution**

本题暂缺

**4.36** 考虑 AR( $p$ ) 模型:

$$X_n = \alpha_1 X_{n-1} + \dots + \alpha_p X_{n-p} + \varepsilon_n, \quad n = \dots, -1, 0, 1, \dots$$

假定  $1 - \alpha_1 Z - \dots - \alpha_p Z^p$  的根都在单位圆外, 求功率谱密度函数.

**Solution**

本题暂缺

**4.37** 考虑如下 AR(2) 模型:

$$(1) X_n = 0.5X_{n-1} + 0.3X_{n-2} + \varepsilon_n$$

$$(2) X_n = 0.5X_{n-1} - 0.3X_{n-2} + \varepsilon_n$$

试用 Yule-Walker 方程导出协方差函数, 证明它们的谱密度函数  $S(\omega)$  是周期函数, 并作出  $S(\omega)$  在  $(-\pi, \pi)$  上的图形.

Solution

本题暂缺

4.38 求下列自回归模型的协方差函数和相关函数:

(1)  $X_n = 0.8X_{n-1} + \varepsilon_n$

(2)  $X_n = 0.4X_{n-1} + \varepsilon_n$

(3)  $X_n = -0.5X_{n-1} + \varepsilon_n$

Solution

本题暂缺

4.39 求下列滑动平均模型的协方差函数和相关函数:

(1)  $X_n = \varepsilon_n - 0.5\varepsilon_{n-1} - 0.5\varepsilon_{n-2}$

(2)  $X_n = \varepsilon_n + 0.6\varepsilon_{n-1} - 0.2\varepsilon_{n-2} - 0.1\varepsilon_{n-3}$

Solution

本题暂缺

4.40 设  $X_n = \varepsilon_n + \beta[\varepsilon_{n-1} + \gamma\varepsilon_{n-2} + \gamma^2\varepsilon_{n-3} + \cdots]$ , 这里  $\beta$  和  $\gamma$  为常数,  $|\gamma| < 1$ , 记  $\alpha = \gamma - \beta$ ,  $|\alpha| < 1$ . 求  $X_{n+1}$  根据  $\{X_k, k \leq n\}$  的线性最佳预报.

Solution

本题暂缺

4.41 考虑 AR(2) 模型:  $X_n = 1.8X_{n-1} + 0.8X_{n-2} + \varepsilon_n$ , 求一步预报及  $\ell > 1$  步预报  $\hat{X}_{n+1|n}, \hat{X}_{n+\ell|n}$ .

Solution

本题暂缺

4.42 考虑 AR(2) 模型:  $X_n = X_{n-1} - 0.25X_{n-2} + \varepsilon_n$ , 求  $\hat{X}_{n+\ell|n}$  及  $\mathbb{E}[(X_{n+\ell} - \hat{X}_{n+\ell|n})^2]$ .

Solution

本题暂缺

## 参考文献

- [1] jkadbear 方兆本著随机过程第三版习题答案  
Available at [https://github.com/jkadbear/Stochastic\\_Process](https://github.com/jkadbear/Stochastic_Process)
- [2] 白鹏. 方兆本等著《随机过程》习题解答 [M].
- [3] 刘杰班助教 随机过程习题课
- [4] 郑班助教 随机过程作业习题解答
- [5] 郑老师 习题课讲义

## A 符号说明

符号	中文	英文
$\mathbb{E} E$	期望	Expectation
$\mathbb{P} P$	概率	Probability
$\mathbf{P}$	状态转移矩阵	State Transition Matrix
$P_{ij}^{(n)}$	$i$ 到 $j$ 的 $n$ 步转移概率	$n$ -step transition probability from $i$ to $j$
$X \sim \text{Exp}(\lambda)$	指数分布	Exponential Distribution
$X \sim \text{Poi}(\lambda)$	泊松分布	Poisson Distribution