

一、(10分)令  $\{N(t), t \geq 0\}$  是强度为  $\lambda$  的泊松过程，且与均值为  $\mu$  和方差为  $\sigma^2$  的非负随机变量  $T$  相互独立，求  $Cov(N(T+1), N(T))$ 。

解：

$$\begin{aligned} & Cov(N(T+1), N(T)) \\ &= E[N(T+1)N(T)] - E[N(T+1)]E[N(T)] \end{aligned}$$

而  $E[N(T+1)] = E[E[N(T+1) | T]] = E[\lambda(T+1)] = \lambda(\mu+1)$ ， $E[N(T)] = \lambda\mu$

$$\begin{aligned}
& E[N(T+1)N(T)] \\
&= E[E[N(T+1)N(T) | T]] \\
&= E[E[(N(T+1) - N(T) + N(T))N(T) | T]] \\
&= E[E[(N(T+1) - N(T))N(T) | T] + E[E[N(T)^2 | T]]] \\
&= E[E[N(T+1) - N(T) | T]E[N(T) | T]] + E[\lambda T(\lambda T + 1)] \\
&= E[\lambda^2 T] + E[\lambda T(\lambda T + 1)] \\
&= \lambda^2 \mu + \lambda^2(\mu^2 + \sigma^2) + \lambda \mu
\end{aligned}$$

因此

$$\begin{aligned}
\text{Cov}(N(T+1), N(T)) &= \lambda^2 \mu + \lambda^2(\mu^2 + \sigma^2) + \lambda \mu - \lambda(\mu + 1)\lambda \mu \\
&= \lambda^2 \sigma^2 + \lambda \mu
\end{aligned}$$

二、(10分) 乘客按照强度为  $\lambda$  的泊松过程到达车站候车，公交车每隔 5 分钟将候车的乘客全部送走，为了尽可能缩短高峰期的候车时间，计划在两次发车时间中加发一班车（将候车乘客全部送走）。假设加车的时间为  $t_0 \in (0, 5)$ ，计算最优的加车时间，以及此时乘客的平均候车时间。

解：记  $S_i$  为第  $i$  个乘客到达时间，则 5 分钟内的累计等待时间为

$$\begin{aligned} w(t_0) &= \sum_{i=1}^{N(t_0)} [t_0 - S_i] + \sum_{i=N(t_0)+1}^{N(5)} [5 - S_i] \\ &= t_0 N(t_0) + 5(N(5) - N(t_0)) - \sum_{i=1}^{N(5)} S_i \end{aligned}$$

平均候车时间为

$$\begin{aligned} E[w(t_0)] &= t_0 E(N(t_0)) + 5E(N(5) - N(t_0)) - E\left(\sum_{i=1}^{N(5)} S_i\right) \\ &= \lambda t_0^2 + 5\lambda(5 - t_0) - E\left(\sum_{i=1}^{N(5)} S_i\right) \\ &= \lambda t_0^2 - 5\lambda t_0 + 25\lambda - E\left(\sum_{i=1}^{N(5)} S_i\right) \end{aligned}$$

为了使平均候车时间最短，关于  $t_0$  求一阶导，得

$$t_0 = 2.5$$

此时平均候车时间为（其中  $U_i$  为  $[0,5]$  上的均匀分布）

$$\begin{aligned} E[w(t_0)] &= \lambda t_0^2 - 5\lambda t_0 + 25\lambda - E\left(\sum_{i=1}^{N(5)} S_i\right) \\ &= 18.75\lambda - E\left[E\left[\sum_{i=1}^{N(5)} S_i \mid N(5)\right]\right] \\ &= 18.75\lambda - E\left[E\left[\sum_{i=1}^{N(5)} U_i \mid N(5)\right]\right] \\ &= 18.75\lambda - E\left[\frac{5}{2} N(5)\right] \\ &= 18.75\lambda - 2.5 * 5\lambda \\ &= 6.25\lambda \end{aligned}$$

三、(15分)  $\{X_1, X_2, X_3, \dots\}$  是一列独立同分布的非负随机变量,  $\{N(t), t \geq 0\}$  是更新间隔为  $\{X_1, X_2, X_3, \dots\}$  的更新过程, 时刻  $t$  的剩余寿命记为

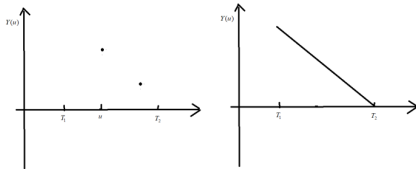
$$Y(t) = T_{N(t)+1} - t, \text{ 其中 } T_n = \sum_{i=1}^n X_i.$$

(1) (7分) 证明  $\frac{1}{2t} \sum_{n=1}^{N(t)} X_n^2 \leq \frac{1}{t} \int_0^t Y(u) du \leq \frac{1}{2t} \sum_{n=1}^{N(t)+1} X_n^2$ ;

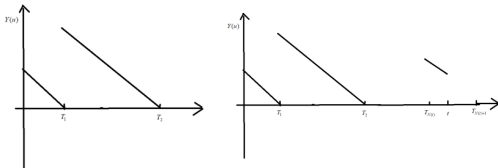
(2) (8分) 基于更新回报定理, 计算  $\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{\int_0^t Y(u) du}{t}$  (假设  $X_i$  有界)。

(1) 由于  $\int_0^{T_{N(t)}} Y(u)du \leq \int_0^t Y(u)du \leq \int_0^{T_{N(t)+1}} Y(u)du$ , 而

$$\begin{aligned} \int_0^{T_{N(t)}} Y(u)du &= \sum_{i=1}^{N(t)} \int_{T_{i-1}}^{T_i} Y(u)du \\ &= \sum_{i=1}^{N(t)} \int_{T_{i-1}}^{T_i} (T_{N(u)+1} - u)du \end{aligned}$$



$$= \sum_{i=1}^{N(t)} \int_{T_{i-1}}^{T_i} (T_i - u)du$$



$$= \sum_{i=1}^{N(t)} \frac{1}{2} (T_i - T_{i-1})^2$$

$$= \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N(t)} X_i^2$$

因此  $\frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N(t)} X_i^2 = \int_0^{T_{N(t)}} Y(u) du \leq \int_0^t Y(u) du \leq \int_0^{T_{N(t)+1}} Y(u) du = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N(t)+1} X_i^2$ ，结论

得证。

1. 由更新回报定理

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{1}{2t} \sum_{n=1}^{N(t)} X_n^2 = \frac{E[X_1^2]}{2E[X_1]}$$

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{1}{2t} \sum_{n=1}^{N(t)+1} X_n^2 = \frac{E[X_1^2]}{2E[X_1]} + \lim_{t \rightarrow \infty} \frac{1}{2t} X_{N(t)+1}^2 = \frac{E[X_1^2]}{2E[X_1]}$$

$$\text{因此 } \lim_{t \rightarrow \infty} \frac{\int_0^t Y(u) du}{t} = \frac{E[X_1^2]}{2E[X_1]}$$



四、(15分) (1) (5分) 假设一个坛子中有  $N$  ( $N > 2$ ) 个球, 有些是白球, 有些是黑球。另有一枚硬币, 每次抛掷时出现正面的概率为  $p$  ( $0 < p < 1$ )。若出现正面, 则从坛子中随机地取一个球并用一个白球来替换; 若出现反面, 则从坛子中随机地取一个球并用一个黑球来替换。令  $X_n$  表示第  $n$  次抛掷硬币后坛子中的白球个数。如果用 Markov 链模型来描述  $\{X_n, n \geq 0\}$ , 请写出  $\{X_n, n \geq 0\}$  的转移概率。

(2) (10分) 假设一个容量无限的坛子, 若每次抛掷硬币时出现正面, 则从坛子中取走一个白球, 若出现反面, 则加一个白球。如果坛子里面没有球, 则继续抛硬币。假设当前坛子里只有 1 个白球, 设  $Y$  为坛子再次只有 1 个白球时的硬币抛掷次数。若  $p = 1/5$ , 请计算  $Y$  的期望。

解：(1) 转移概率为： $p_{i,i+1} = p \frac{N-i}{N}$  !  $i = 0, 1, \dots, N-1$

$$p_{i,i-1} = (1-p) \frac{i}{N}, \quad i = 1, 2, \dots, N$$

$$p_{i,i} = p \frac{i}{N} + (1-p) \frac{(N-i)}{N}, \quad i = 0, 1, \dots, N$$

(2) 知识点：平稳分布的计算；平稳分布与平均返回步数的关系  $\mu = \frac{1}{\pi}$ 。

□ ⇒ (□ ⇒ 彼哋表□ $p$ 蟾镰仔□雯□□劣□□□□ ! 蓖蟾□□表□ $1/5$ .)  
 尚柄镰仔□雯□□蟾蓖料□ ! □玛蹕□Markov□ ! 栝抽朽鳝鸿柄□菌□□□□  
 彡□锺屎孽崩□惹□技荣 $\pi$  !

□□

$$\pi_j = \sum_{i \in S} \pi_i p_{ij}, j \in S \Rightarrow \sum_{i \in S} \pi_i = 1Y$$

辣蹕

$$\left\{ \begin{array}{l} \pi_0 = q\pi_0 + p\pi_1, \\ \dots\dots\dots \\ \pi_j = \pi_{j-1}p_{j-1,j} + \pi_{j+1}p_{j+1,j} = \pi_{j-1} \cdot p + \pi_{j+1} \cdot q, \end{array} \right.$$

$$\Rightarrow \begin{cases} \pi_1 = \frac{p}{q} \pi_0 \\ \pi_2 = \left(\frac{p}{q}\right)^2 \pi_0 \\ \dots\dots\dots \\ \pi_j = \left(\frac{p}{q}\right)^j \pi_0, \end{cases}$$

抽  $\sum_{j \in S} \pi_j = \pi_0 \sum_{j=0}^{\infty} \left(\frac{p}{q}\right)^j = 1$ , 抽  $\pi_0 = 1 - \frac{p}{q}$ ,

因为随机游走的右走概率为  $4/5$ , 上式不收敛, 即各状态为非常返态或零常返。

抽  $\mu_1 = \infty$ 。

五、(15分) 假设有  $N$  台机器, 每台机器的使用寿命相互独立且都服从参数为  $\mu$  的指数分布。设  $X(t)$  表示在  $t$  时刻能使用的机器台数。

(1) (7分) 证明: 在  $t$  时刻有  $j$  台机器能使用的条件下, 时间  $(t, t + \Delta t)$  内有一台机器不能使用的概率为  $j\mu \cdot \Delta t + o(\Delta t)$ ;

(2) (8分) 假定机器不能使用时就立即进行维修, 每台机器的维修时间相互独立且服从为参数为  $m$  的指数分布, 维修时间与使用寿命也相互独立。请写出 Markov 链  $\{X(t), t \geq 0\}$  的转移强度矩阵  $Q$ 。

解：(1) 证明：  $P(X(t+\Delta t) - X(t) = -1 | X(t) = j) = C_j^1 p(1-p)^{j-1}$

其中  $p = P(N(t+\Delta t) - N(t) = 1 | N(t) = 0) = \mu\Delta t + o(\Delta t)$ ， $N(t)$  表示一个泊松过程。因此

$$P(X(t+\Delta t) - X(t) = -1 | X(t) = j) = j\mu\Delta t + o(\Delta t)。$$

(2)

考虑一个 Markov 过程  $\{X(t), t \geq 0\}$ :

$$p_{i,i+1}(\Delta t) = (N-i)\mu\Delta t + o(\Delta t); i = 0, 1, 2, \dots, N-1$$

$$p_{i,i-1}(\Delta t) = i\mu\Delta t + o(\Delta t); i = 1, 2, \dots, N$$

$$p_{ii}(\Delta t) = 1 - (i\mu + (N-i)\mu)\Delta t + o(\Delta t) = 1 - N\mu\Delta t + o(\Delta t); i = 0, 1, 2, \dots, N$$

$$p_{ij}(\Delta t) = o(\Delta t), \quad |i-j| \geq 2.$$

因此相应的 Q 矩阵为

$$Q = \begin{pmatrix} -N\mu & N\mu & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \mu & -N\mu & (N-1)\mu & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 2\mu & -N\mu & (N-2)\mu & \dots & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & (N-2)\mu & -N\mu & 2\mu & 0 \\ 0 & 0 & \dots & \dots & (N-1)\mu & -N\mu & \mu \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & N\mu & -N\mu \end{pmatrix}_{(N+1) \times (N+1)}$$



六、(17分) 假设随机过程  $\{M_n, n=0,1,2,\dots\}$  是一个鞅, 且  $M_0=0$ 。令

$X_i = M_i - M_{i-1}, i=1,2,\dots$ , 则有  $M_n = \sum_{i=1}^n X_i, n \geq 1$ 。(注意:  $X_i$  之间不一定相互独立。)

(1) (7分) 证明:  $Var(M_n) = \sum_{i=1}^n Var(X_i), n \geq 1$ ;

(2) (10分) 如果进一步假设序列  $\{X_1, X_2, X_3, \dots\}$  独立同分布, 且  $Var(X_i) = \sigma^2$ , 证明: 随机过程  $\{M_n^2 - n\sigma^2, n=0,1,2,\dots\}$  关于  $\{M_n, n=0,1,2,\dots\}$  是鞅。

解答：(1) 因为随机过程  $\{M_n, n = 0, 1, 2, \dots\}$  是鞅，我们有对任意  $n \geq 1$ ，有

$E[X_n] = E[M_n] - E[M_{n-1}] = 0$  且  $E[M_n] = 0$ 。此外，对任意的  $j > i$ ，我们有：

$$\begin{aligned} E[X_i X_j] &= E[E[(M_i - M_{i-1})(M_j - M_{j-1}) | M_1, M_2, \dots, M_{j-1}]] \\ &= E[(M_i - M_{i-1})E[M_j - M_{j-1} | M_1, M_2, \dots, M_{j-1}]] = 0. \end{aligned}$$

所以， $cov(X_i, X_j) = E[X_i X_j] - E[X_i]E[X_j] = 0, i \neq j$ 。另外，

$$Var[M_n] = E\left[\left(\sum_{i=1}^n X_i\right)^2\right] = \sum_{i=1}^n E[X_i^2] + \sum_{i \neq j} cov(X_i, X_j) = \sum_{i=1}^n Var[X_i].$$

(2) 1.  $\{M_n^2 - n\sigma^2, n = 1, 2, \dots\}$  关于  $\{M_n, n = 0, 1, 2, \dots\}$  是适应的。

$$2. E[|M_n^2 - n\sigma^2|] \leq E[M_n^2] + n\sigma^2 = 2n\sigma^2 < \infty.$$

3. 此外,

$$\begin{aligned} & E[M_{n+1}^2 - (n+1)\sigma^2 | M_1, M_2, \dots, M_n] \\ & \quad = E[(M_n + X_{n+1})^2 | M_1, M_2, \dots, M_n] - (n+1)\sigma^2 \\ & = M_n^2 + 2M_n E[X_{n+1} | M_1, M_2, \dots, M_n] + E[X_{n+1}^2 | M_1, M_2, \dots, M_n] - (n \\ & \quad + 1)\sigma^2 \\ & = M_n^2 + 2M_n E[X_{n+1}] + E[X_{n+1}^2] - (n+1)\sigma^2 \end{aligned}$$

$$= M_n^2 + \sigma^2 - (n+1)\sigma^2 = M_n^2 - n\sigma^2.$$

七、(18分) 随机过程  $\{B_t, t \geq 0\}$  是一个标准布朗运动,  $T_x = \inf\{t: B_t = x, t \geq 0\}$  为首达时, 则对任意的  $t > s > 0$ ,

(1) (4分) 计算  $Var(B_t | B_s = 1)$ ;

(2) (7分) 计算  $Var(B_s | B_t = 1)$ ; (提示: 利用条件分布)

(3) (7分) 推导首达时  $T_x$  的分布, 并计算  $P\left\{\max_{s \leq v \leq t} B_v > 1\right\}$  (计算结果请用标准正态分布函数表达)。

解答: (1)

$$\because B(t) = B(s) + (B(t) - B(s))$$

$$\therefore B(t) | B(s) = 1 \overset{\text{蔽}}{\sim} 1 + (B(t) - B(s)) \overset{\text{领技荣}}{\text{}} \text{}$$

$$\therefore Var(B(t) | B(s) = 1) = Var(B(t) - B(s)) = t - s$$

(2) 当  $0 < s < t$  时

$$\begin{pmatrix} B(s) \\ B(t) \end{pmatrix} \sim N\left(\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} s & s \\ s & t \end{pmatrix}\right),$$

$$\text{corr}(B(s), B(t)) = \frac{\text{Cov}(B(s), B(t))}{\sqrt{st}} = \left(\frac{s}{t}\right)^{1/2}$$

## 正态分布性质

正态分布的条件分布仍为正态分布

事实上  $(X, Y) \sim N(\mu_1, \sigma_1^2; \mu_2, \sigma_2^2; \rho)$

$$\begin{aligned} f_{X|Y}(x|y) &= \frac{f(x, y)}{f_Y(y)} \\ &= \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}\left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho\frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2}\right]} \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_2} e^{-\frac{(y-\mu_2)^2}{2\sigma_2^2}} \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1\sqrt{1-\rho^2}} e^{-\frac{1}{2\sigma_1^2(1-\rho^2)}\left[(x-\mu_1) - \rho\frac{\sigma_1}{\sigma_2}(y-\mu_2)\right]^2} \\ f_{X|Y}(x|y) &\sim N\left(\mu_1 + \rho\frac{\sigma_1}{\sigma_2}(y-\mu_2), \sigma_1^2(1-\rho^2)\right) \end{aligned}$$

同理,

$$f_{Y|X}(y|x) \sim N\left(\mu_2 + \rho\frac{\sigma_2}{\sigma_1}(x-\mu_1), \sigma_2^2(1-\rho^2)\right)$$

$$\because \sigma_1^2(1-\rho^2) = s(1-\frac{s}{t})$$

$$\therefore \text{Var}(B(s) | B(t) = 1) = \text{Var}(B(t) - B(s)) = \frac{s(t-s)}{t}$$

【或

$$f_{\mathbf{X}}(\mathbf{x}) = \mathcal{N}(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) = \frac{\exp\left(-\frac{1}{2}(\mathbf{x}-\boldsymbol{\mu})^{\top} \boldsymbol{\Sigma}^{-1}(\mathbf{x}-\boldsymbol{\mu})\right)}{\sqrt{(2\pi)^n |\boldsymbol{\Sigma}|}}$$

条件方差为： $\therefore |\boldsymbol{\Sigma}| / \sigma_2 = \frac{\begin{vmatrix} s & s \\ s & t \end{vmatrix}}{t} = \frac{st-s^2}{t}$ 。】

【实际上，



$$\because \mu_1 + \rho \frac{\sigma_1}{\sigma_2} (y - \mu_1) = \left(\frac{s}{t}\right)^{1/2} \frac{s^{1/2}}{t^{1/2}} 1 = \frac{s}{t},$$

$$\sigma_1^2 (1 - \rho^2) = s \left(1 - \frac{s}{t}\right)$$

$$\therefore B(s) | B(t) = 1 \sim N\left(\frac{s}{t}, s\left(1 - \frac{s}{t}\right)\right)$$

】

(3)

$$\begin{aligned}P\{T_x \leq t\} &= 2P\{B(t) \geq x\} = 2(1 - P\{B(t) < x\}) \\&= 2(1 - P\{B(t)/\sqrt{t} < x/\sqrt{t}\}) \\&= 2(1 - \Phi(\frac{x}{\sqrt{t}}))\end{aligned}$$

另外，  $P\{\max_{s \leq v \leq t} B(v) \geq 1\} = \int_{-\infty}^{\infty} P\{\max_{s \leq v \leq t} B(v) \geq 1 | B(s) = y\} f_{B(s)}(y) dy$ ，

其中  $f_{B(s)}(y) = \frac{1}{s} \phi(\frac{y}{\sqrt{s}})$ 。

$$P\{\max_{s \leq v \leq t} B(v) \geq 1\} = \int_{-\infty}^{\infty} P\{\max_{s \leq v \leq t} B(v) \geq 1 | B(s) = y\} f_{B(s)}(y) dy$$

$$= \int_1^{\infty} f_{B(s)}(y)dy + \int_{-\infty}^1 P\left\{\max_{s \leq v \leq t} B(v) > 1 \mid B(s) = y\right\} f_{B(s)}(y)dy$$

$$= 1 - P(B(s) > 1) + \int_{-\infty}^1 P\left\{\max_{0 \leq v \leq t-s} B(v) > 1 - y\right\} f_{B(s)}(y)dy$$

$$= 1 - P(B(s) > 1) + \int_{-\infty}^1 P(T_{1-y} \leq t - s) f_{B(s)}(y)dy$$

End