

自测题答案

注：下列各题为自测题，供参考。考试题目不从下列各题出。

1, 设在时间区间 $[0, t]$ 内到商店的顾客数 $N(t)$ 是强度为 λ 的泊松过程, 每个顾客购买货物的概率为 p , 不购买货物的概率为 $1-p$, 且他们是否购买货物是相互独立的。令 $Y(t)$ 为 $(0, t)$ 内购买货物的顾客数, 证明: $\{Y(t), t \geq 0\}$ 是强度为 λp 的泊松过程。

证明: 显然 $Y(0)=0$, $Y(t)$ 是独立增量过程和平稳增量过程。

$$\begin{aligned} P\{Y(t) = k\} &= \sum_{i=k}^{\infty} P\{N(t) = i\} P\{Y(t) = k \mid N(t) = i\} \\ &= \sum_{i=k}^{\infty} \frac{\lambda^i e^{-\lambda}}{i!} C_i^k p^k (1-p)^{i-k} \\ &= \sum_{i=k}^{\infty} \frac{\lambda^k e^{-\lambda} \lambda^{i-k}}{i!} \frac{i!}{k!(i-k)!} p^k (1-p)^{i-k} \\ &= \sum_{i=k}^{\infty} \frac{\lambda^k e^{-\lambda} p^k}{k!} \frac{[\lambda(1-p)]^{i-k}}{(i-k)!} \\ &= \frac{(\lambda p)^k e^{-\lambda}}{k!} e^{[\lambda(1-p)]} = \frac{(\lambda p)^k e^{-\lambda p}}{k!} \end{aligned}$$

由上述可知, $\{Y(t), t \geq 0\}$ 是强度为 λp 的泊松过程。

也可以这样证明: 对任一 t , 有

$$\begin{aligned} P\{Y(t) = k\} &= \sum_{n=0}^{\infty} P\{Y(t) = k \mid N(t) = k+n\} P\{N(t) = k+n\} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} C_{k+n}^k p^k (1-p)^n \frac{(\lambda t)^{k+n}}{(k+n)!} e^{-\lambda t} \\ &= e^{-\lambda t} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(\lambda p t)^k [\lambda(1-p)t]^n}{k! n!} \\ &= e^{-\lambda t} \frac{(\lambda p t)^k}{k!} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{[\lambda(1-p)t]^n}{n!} \\ &= e^{-\lambda t} \frac{(\lambda p t)^k}{k!} e^{\lambda(1-p)t} = e^{-\lambda p t} \frac{(\lambda p t)^k}{k!} \end{aligned}$$

所以, $\{Y(t), t \geq 0\}$ 是强度为 λp 的泊松过程。

2 设 $X(t)$ 是参数为 λ 的泊松过程, 证明, $X(t)$ 的特征函数为 $\varphi(v) = E[e^{jvX(t)}] = e^{\lambda t(e^{jv}-1)}$; 对 $t_2 > t_1$ 及两个整数 m 和 n , 有

$$P\{X(t_1) = m, X(t_2) = m + n\} = e^{-\lambda t_2} \lambda^{m+n} \frac{(t_2 - t_1)^n t_1^m}{m!n!}$$

证明: 因为 $P\{X(t) = k\} = \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t}, k = 0, 1, 2, \dots$,

所以

$$\begin{aligned}\varphi(v) &= E[e^{jvX(t)}] = \sum_{k=0}^{\infty} e^{jvk} e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^k}{k!} \\ &= e^{-\lambda t} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(e^{jv} \lambda t)^k}{k!} \\ &= e^{-\lambda t} e^{\lambda t e^{jv}} = e^{\lambda t(e^{jv}-1)}\end{aligned}$$

由于泊松过程是独立增量过程, 故

$$\begin{aligned}&P\{X(t_1) = m, X(t_2) = m + n\} \\ &= P\{X(t_1) = m, X(t_2) - X(t_1) = n\} \\ &= P\{X(t_1) = m\} P\{X(t_2) - X(t_1) = n\} \\ &= e^{-\lambda t_1} \frac{(\lambda t_1)^m}{m!} e^{-\lambda(t_2-t_1)} \frac{\lambda^n (t_2 - t_1)^n}{n!} = e^{-\lambda t_2} \lambda^{m+n} \frac{(t_2 - t_1)^n}{m!n!} t_1^m\end{aligned}$$

3 设 $X_1(t)$ 与 $X_2(t)$ 是两个参数分别为 λ_1 与 λ_2 的泊松过程, 证明 $X(t) = X_1(t) + X_2(t)$ 是参数为 $\lambda_1 + \lambda_2$ 的泊松过程, $X(t) = X_1(t) - X_2(t)$ 不是泊松过程。

证明: 因为

$$\begin{aligned}\varphi_{X_1}(v) &= E[e^{jvX_1(t)}] = e^{\lambda_1 t(e^{jv}-1)} \\ \varphi_{X_2}(v) &= E[e^{jvX_2(t)}] = e^{\lambda_2 t(e^{jv}-1)}\end{aligned}$$

而 $X_1(t)$ 与 $X_2(t)$ 相互独立, 所以

$$\varphi_X(v) = \varphi_{X_1}(v) \varphi_{X_2}(v) = e^{(\lambda_1 + \lambda_2)t(e^{jv}-1)}$$

从而知 $X(t)$ 服从参数为 $\lambda_1 + \lambda_2$ 的泊松分布。

对于 $X(t) = X_1(t) - X_2(t)$, 有

$$\begin{aligned}\varphi_X(v) &= E[e^{jvX(t)}] = E[e^{jv[X_1(t) - X_2(t)]}] \\ &= E[e^{jvX_1(t)}] E[e^{-jvX_2(t)}] = \varphi_{X_1}(v) \varphi_{X_2}(-v) \\ &= e^{\lambda_1 t(e^{jv}-1)} e^{\lambda_2 t(e^{-jv}-1)} \\ &= e^{\lambda_1 t e^{jv} + \lambda_2 t e^{-jv} - (\lambda_1 + \lambda_2)t}\end{aligned}$$

故 $\varphi_X(v)$ 不是泊松过程的特征函数，及 $X(t)$ 不是泊松过程。

4, 设有独立重复试验序列 $\{X_n, n \geq 1\}$ ，以 $X_n = 1$ 记第 n 次试验时事件 A 发生，且 $P\{X_n = 1\} = p$ ；以 $X_n = 0$ 记第 n 次试验时事件 A ，且 $P\{X_n = 0\} = q = 1 - p$ 。若令 $Y_n = \sum_{k=1}^n X_k, n \geq 1$ ，证明： $\{Y_n, n \geq 1\}$ 是齐次马尔可夫链，并求二步转移概率矩阵。

证明：因为 $Y_1 = X_1 = i_1, Y_2 = X_1 + X_2, \dots, Y_n = \sum_{k=1}^n X_k = i_n, Y_{n+1} = Y_n + X_{n+1} = i_{n+1}$ ，所

以， $X_{n+1} = Y_{n+1} - Y_n = i_{n+1} - i_n$ 。由于 X_{n+1} 与 Y_1, Y_2, \dots, Y_n 相互独立，因此

$$\begin{aligned} & P\{Y_{n+1} = i_{n+1} | Y_n = i_n, Y_{n-1} = i_{n-1}, \dots, Y_1 = i_1\} \\ &= P\{X_{n+1} = i_{n+1} - i_n | Y_n = i_n, Y_{n-1} = i_{n-1}, \dots, Y_1 = i_1\} \\ &= P\{X_{n+1} = i_{n+1} - i_n\} \end{aligned}$$

同理 $P\{Y_{n+1} = i_{n+1} | Y_n = i_n\} = P\{X_{n+1} = i_{n+1} - i_n\}$

所以， $\{Y_n, n \geq 1\}$ 是马尔可夫链。由于 $\{X_n, n \geq 1\}$ 是齐次马尔可夫链，故 $\{Y_n, n \geq 1\}$ 也是齐次马尔可夫链。

$$\begin{aligned} p_{ij} &= P\{Y_{m+1} = j | Y_m = i\} = P\{X_{m+1} = j - i\} \\ &= \begin{cases} q, & j = i \\ p, & j = i + 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases} \end{aligned}$$

$$\text{故 } P = \begin{bmatrix} q & p & & & \\ & q & p & & \\ & & q & p & \\ & & & \ddots & \ddots \\ & & & & \ddots \end{bmatrix},$$

$$P^{(2)} = PP = \begin{bmatrix} q^2 & 2pq & p^2 & & \\ & q^2 & 2pq & p^2 & \\ & & q^2 & 2pq & p^2 \\ & & & \ddots & \ddots & \ddots \end{bmatrix}$$

5, 设 $I = \{1, 2, 3, 4\}$ ，其一步转移概率矩阵

$$P = \begin{bmatrix} 1/2 & 1/2 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1/3 & 2/3 & 0 \\ 1/2 & 0 & 1/2 & 0 \end{bmatrix}$$

试对其状态进行分类，确定哪些状态是常返态，并确定其周期。

解：状态传递图（略）

因为对一切 $n \geq 1$, $f_{44}^{(n)} = 0$, 所以 $f_{44} = 0 < 1$, 从而知状态 4 是非常返态。又

$$f_{33}^{(1)} = \frac{2}{3}, f_{33}^{(n)} = 0 \quad (n \geq 2)$$

所以 $f_{33} = \frac{2}{3} < 1$, 从而知状态 3 也是非常返态。

而 $f_{11} = f_{11}^{(1)} + f_{11}^{(2)} = 1/2 + 1/2 = 1$, $f_{22} = f_{22}^{(1)} + f_{22}^{(2)} + \dots = 0 + 1/2 + 1/2^2 + \dots = 1$

所以状态 1 和状态 2 是常返态。又知

$$\mu_1 = \sum_{n=1}^{\infty} n f_{11}^{(n)} = 1 * \frac{1}{2} + 2 * \frac{1}{2} = \frac{3}{2} < +\infty$$

$$\mu_2 = \sum_{n=1}^{\infty} n f_{22}^{(n)} = 1 * 0 + 2 * \frac{1}{2} + 3 * \frac{1}{2^2} + \dots = 3 < +\infty$$

而其周期均为 1, 故状态 1 与状态 2 是正常返, 且为遍历态。

6 设马尔可夫链的状态空间为 $I = \{1, 2, 3, 4\}$, 转移概率矩阵为

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1/3 & 2/3 & 0 & 0 \\ 1/4 & 1/4 & 0 & 1/2 \end{bmatrix}$$

讨论 $\lim_{n \rightarrow \infty} p_{i1}^{(n)}$ 。

解：状态 1 和 2 都是吸收态，都是正常返非周期的基本常返闭集，而 $N = \{3, 4\}$ 是非常返集，有

$$p_{11}^{(n)} = 1, p_{21}^{(n)} = 0, p_{31}^{(n)} = 1/3$$

$$\begin{aligned} p_{41}^{(n)} &= \sum_{i=1}^n f_{41}^{(i)} * p_{11}^{(n-i)} = \sum_{i=1}^n f_{41}^{(i)} \\ &= \frac{1}{4} + \frac{1}{2} * \frac{1}{4} + \frac{1}{2} * \frac{1}{2} * \frac{1}{4} + \dots + \frac{1}{2^{n-1}} * \frac{1}{4} = \frac{1}{2} - \frac{1}{2^{n+1}} \end{aligned}$$

说明 $\lim_{n \rightarrow \infty} p_{i1}^{(n)}$ 存在，但与 i 有关。

7 设有齐次马尔可夫链的转移概率矩阵为

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix},$$

讨论此马尔可夫链的遍历性，并求平稳分布。

解：马尔可夫链的状态空间为 $I = \{1, 2\}$ ，都是吸收态，状态空间可以分解为两个闭集之和，及 $I = \{1\} + \{2\}$ ，故不死不可约的马尔可夫链。

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = PP \dots P = P^n = P^{(n)}$$

所以状态 1 和状态 2 都是非周期的，且有

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} p_{11}^{(n)} &= 1 \neq \lim_{n \rightarrow \infty} p_{21}^{(n)} = 0 \\ \lim_{n \rightarrow \infty} p_{12}^{(n)} &= 0 \neq \lim_{n \rightarrow \infty} p_{22}^{(n)} = 1 \end{aligned}$$

故不是遍历链，但由 $\pi = \pi P$ ，得

$$\pi = (\pi_1, \pi_2), \quad \pi_1 + \pi_2 = 1$$

$$\text{故有} \begin{cases} \pi_1 = \pi_1, \\ \pi_2 = \pi_2, \end{cases} \quad \pi_1 + \pi_2 = 1$$

可见平稳分布是存在的，且有无穷多个。

$$\{p, q\}, 0 \leq p, 0 \leq q, p + q = 1$$

都是平稳分布。说明此齐次马尔可夫链不满足遍历链条件，但存在平稳分布，只是平稳分布不唯一。

8，证明马尔可夫过程 $\{X(t), t \in [0, \infty)\}$ 的转移概率矩阵 $P(t) = (p_{ij}(t), i, j \in I)$ ，满足

$$\mathbf{P}(s)\mathbf{P}(t) = \mathbf{P}(s+t), s, t \geq 0$$

证明：任取 $i, j \in I$ ，有

$$\begin{aligned}
p_{ij}(s+t) &= P\{X(s+t)=j \mid X(0)=i\} \\
&= \frac{P\{X(s+t)=j, X(0)=i\}}{P\{X(0)=i\}} \\
&= \sum_{k: P\{X(s)=k, X(0)=i\}>0} \frac{P\{X(s+t)=j, X(0)=i\}}{P\{X(0)=i\}} \times \frac{P\{X(s+t)=j, X(s)=k, X(0)=i\}}{P\{X(s+t)=j, X(0)=i\}} \\
&= \sum_{k: P\{X(s)=k, X(0)=i\}>0} \frac{P\{X(s+t)=j \mid X(s)=k, X(0)=i\}}{P\{X(s)=k \mid X(0)=i\}} \\
&= \sum_{k \in I} p_{ik}(s) p_{kj}(t)
\end{aligned}$$

即 $\mathbf{P}(s)\mathbf{P}(t)=\mathbf{P}(s+t)$

9, 设 $\{X(t), t \geq 0\}$ 是以 $I=\{0,1\}$ 为状态空间的马尔可夫过程, 转移概率矩阵

$P(t) = \{p_{ij}(t), i, j \in I\}$ 为标准阵, 且

$$\lim_{t \rightarrow 0+} \frac{1}{t}(1 - p_{00}(t)) = q_0 = \lambda, \lim_{t \rightarrow 0+} \frac{1}{t}(1 - p_{11}(t)) = q_1 = \mu$$

求(1) $\mathbf{P}(t)$, 在 $p_0 = P(X(0)=0), 0 < p_0 < 1$ 时

(2) $E[X(t)], D[X(t)]$

解: (1) 设 $\mathbf{P}(t)$ 的密度矩阵是 \mathbf{Q} 。由于 I 有限, 知 \mathbf{Q} 是保守阵, 即

$$\mathbf{Q} = \begin{bmatrix} -\lambda & \lambda \\ \mu & -\mu \end{bmatrix}$$

因为 $\mathbf{P}'(t) = \mathbf{P}(t)\mathbf{Q}$, 即有方程组

$$\begin{cases} p'_{i0}(t) = -(\lambda + \mu)p_{i0}(t) + \mu \\ p'_{i1}(t) = -(\lambda + \mu)p_{i1}(t) + \lambda \end{cases} \quad i = 0, 1$$

解方程组可得

$$P(t) = \begin{bmatrix} \frac{\mu}{\lambda + \mu} + \frac{\lambda}{\lambda + \mu} e^{-(\lambda + \mu)t} & \frac{\lambda}{\lambda + \mu} - \frac{\lambda}{\lambda + \mu} e^{-(\lambda + \mu)t} \\ \frac{\mu}{\lambda + \mu} - \frac{\mu}{\lambda + \mu} e^{-(\lambda + \mu)t} & \frac{\lambda}{\lambda + \mu} + \frac{\mu}{\lambda + \mu} e^{-(\lambda + \mu)t} \end{bmatrix}$$

且

$$\begin{aligned}
E[X(t)] &= P(X(t)=1) \\
&= p_0 p_{01}(t) + (1 - p_0) p_{11}(t) \\
&= p_0 [p_{01}(t) - p_{11}(t)] + p_{11}(t) \\
&= -p_0 e^{-(\lambda + \mu)t} + \frac{\lambda}{\lambda + \mu} + \frac{\mu}{\lambda + \mu} e^{-(\lambda + \mu)t}
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
E[X(t)] &= E[X^2(t)] - (E[X(t)])^2 = E[X(t)](1 - E[X(t)]) \\
&= \left[\frac{\lambda}{\lambda + \mu} + \frac{\mu}{\lambda + \mu} e^{-(\lambda + \mu)t} - p_0 e^{-(\lambda + \mu)t} \right] \times \left[\frac{\mu}{\lambda + \mu} - \frac{\mu}{\lambda + \mu} e^{-(\lambda + \mu)t} + p_0 e^{-(\lambda + \mu)t} \right]
\end{aligned}$$