

$$\begin{aligned}
 2.3. \quad P[N(s)=k \mid N(t)=n] &= \frac{P(N(s)=k, N(t)=n)}{P(N(t)=n)} \\
 &= \frac{P(k \text{ events in } (0, s], n-k \text{ events in } (s, t])}{P(N(t)=n)} \\
 &= \frac{\frac{(\lambda s)^k}{k!} e^{-\lambda s} \cdot \frac{[\lambda(t-s)]^{n-k}}{(n-k)!} e^{-\lambda(t-s)}}{\frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t}} \\
 &= \binom{n}{k} \cdot \left(\frac{s}{t}\right)^k \left(1 - \frac{s}{t}\right)^{n-k}
 \end{aligned}$$

#

$$\begin{aligned}
 2.4. \quad E[N(t) \cdot N(t+s)] &= E[N(t)(N(t) + N(s))] \\
 &= E[N(t)^2 + N(t)N(s)] \\
 &= \sum_{n=0}^{\infty} n^2 \cdot \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} + \lambda^2 ts \\
 &= \sum_{n=1}^{\infty} n \cdot \frac{(\lambda t)^n}{(n-1)!} e^{-\lambda t} + \lambda^2 ts \\
 &= \lambda t \left[ \sum_{n=2}^{\infty} \frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-2)!} e^{-\lambda t} + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!} e^{-\lambda t} \right] + \lambda^2 ts \\
 &= \lambda^2 t^2 + \lambda t + \lambda^2 ts
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 2.5 \quad P(N_1(t) + N_2(t) = k) &= \sum_{i=0}^k P(N_1(t)=i, N_2(t)=k-i) \\
 &= \sum_{i=0}^k \frac{(\lambda_1 t)^i}{i!} e^{-\lambda_1 t} \cdot \frac{(\lambda_2 t)^{k-i}}{(k-i)!} e^{-\lambda_2 t} \\
 &= \frac{1}{k!} e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)t} \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} (\lambda_1 t)^i (\lambda_2 t)^{k-i} \\
 &= \frac{(\lambda_1 + \lambda_2 t)^k}{k!} e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)t}
 \end{aligned}$$

故  $N_1(t) + N_2(t)$  服从 rate 为  $\lambda_1 + \lambda_2$  的 Poisson 分布.

$$\begin{aligned}
 p(\text{第一个事件来自 } N_1(t)) &= P(N_1(t)=1 \mid N_1(t) + N_2(t)=1) \\
 &= \frac{P(N_1(t)=1, N_2(t)=0)}{P(N_1(t) + N_2(t)=1)} \\
 &= \frac{\lambda_1 t e^{-\lambda_1 t} \cdot e^{-\lambda_2 t}}{(\lambda_1 + \lambda_2) t e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)t}} \\
 &= \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}
 \end{aligned}$$

$$2.8 \quad a) \quad P(X_t \leq a) = P\left(\frac{-\log U_t}{\lambda} \leq a\right) = P(\log U_t \geq -a\lambda)$$

$$= P(U_t \geq e^{-a\lambda})$$

$$= 1 - e^{-a\lambda}$$

故  $X_t$  服从参数为  $\lambda$  的指数分布.

b). 
$$-\sum_{i=1}^n \ln U_i \leq \lambda < -\sum_{i=1}^m \ln U_i.$$

故 
$$\sum_{i=1}^n \frac{-\ln U_i}{\lambda} \leq 1, \quad \sum_{i=1}^m \frac{-\ln U_i}{\lambda} > 1.$$

由 a 知,  $\frac{-\ln U_i}{\lambda}$  服从参数为  $\lambda$  的指数分布.

故上式可以看作一个 Poisson Process, rate 为  $\lambda$ .

且  $S_n \leq 1, \quad S_{n+1} > 1.$

故  $N=1$  满足  $P(N(1)=n) = \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda}$ . 即 Poisson 分布.

2.10. a) 变量  $T$  表示人到达车站到回家所花时间.  $t$  表示等待公交车到达时间.

则 
$$T = \begin{cases} t + R & \text{if } t < s \\ s + w. & \text{if } t \geq s \end{cases}$$

则 
$$ET = \int_0^s (t+R) \cdot \lambda e^{-\lambda t} dt + (s+w) \cdot e^{-\lambda s}$$

$$= R(1 - e^{-\lambda s}) + \frac{1}{\lambda} (1 - e^{-\lambda s}) + w e^{-\lambda s}$$

b) 
$$ET = (w - R - \frac{1}{\lambda}) e^{-\lambda s} + R + \frac{1}{\lambda}.$$

若  $w < R + \frac{1}{\lambda}$ ,  $ET$  单调增. 故取  $s=0$  最小.

若  $w > R + \frac{1}{\lambda}$ ,  $ET$  单调减. 故取  $s=\infty$  最小.

若  $w = R + \frac{1}{\lambda}$ ,  $ET = R + \frac{1}{\lambda}$ , 与  $s$  取值无关.

c). 注意到, 公交车的到达服从指数分布. 具有无记忆性.

故已经等了多久和刚开始等无区别.

2.14.

a) 记  $O_{ij}$  为第  $i$  层上电梯, 第  $j$  层下电梯的人数.

$$\text{则 } O_{ij} = P_{ij} \lambda_i, \quad O_j = \sum_{i=1}^n O_{ij}$$

$$\text{故 } E O_j = E \left[ \sum_{i=1}^n O_{ij} \right] = \sum_{i=1}^n P_{ij} E \lambda_i = \sum_{i=1}^n P_{ij} \lambda_i$$

b) 注意到,  $O_j = \sum_{i=1}^n P_{ij} \lambda_i$ . 而  $\lambda_i$  是相互独立的 Poisson.

故  $O_j$  是服从均值为  $\sum_{i=1}^n P_{ij} \lambda_i$  的 Poisson

c). 由于  $O_j$  和  $O_k$  是相互独立的. 因此其联合分布.

$$P(O_j=j, O_k=k) = P(O_j=j) P(O_k=k)$$

其中  $O_j$  服从  $\text{Poisson}(\sum_{i=1}^n P_{ij} \lambda_i)$

$O_k$  服从  $\text{Poisson}(\sum_{i=1}^n P_{ik} \lambda_i)$ .

2.16.

注意到, 结果  $i$  发生的次数服从参数为  $p_i \lambda$  的 Poisson 分布. 且

相互独立, 故 记  $I_i = \begin{cases} 1 & \text{结果 } i \text{ 发生 } j \text{ 次} \\ 0 & \text{otherwise.} \end{cases}$ , 从而

$$X_j = \sum_{i=1}^n I_i$$

$$E[X_j] = \sum_{i=1}^n E[I_i] = \sum_{i=1}^n P(n_i=j) = \sum_{i=1}^n \frac{(p_i \lambda)^j}{j!} e^{-p_i \lambda}$$

$$\text{而 } \text{Var}[X_j] = \text{Var}\left[\sum_{i=1}^n I_i\right] = \sum_{i=1}^n \text{Var}(I_i)$$

$$= \sum_{i=1}^n E I_i^2 - (E I_i)^2$$

$$= \sum_{i=1}^n E I_i (1 - E I_i)$$

$$= \sum_{i=1}^n \frac{(p_i \lambda)^j}{j!} e^{-p_i \lambda} \left(1 - \frac{(p_i \lambda)^j}{j!} e^{-p_i \lambda}\right)$$

$$2.18. \quad f(u_1, \dots, u_{n-1} | u_n) = \frac{f(u_1=y_1, \dots, u_n=y_n)}{f_{u_n}(y_n)}$$

$$\text{而 } f(u_1, \dots, u_n) = n!$$

$$F(u_n \leq y) = F(u_1 \leq y, \dots, u_n \leq y) = y^n$$

$$\text{故 } f_{u_n}(y) = n y^{n-1}$$

$$\text{从而 } f(u_1, \dots, u_{n-1} | u_n=y) = \frac{n!}{n y^{n-1}} = \frac{(n-1)!}{y^{n-1}}$$

故  $u_1, \dots, u_{n-1} | u_n=y$  与  $(0, y)$  上  $u_1, \dots, u_{n-1}$  分布相同.

2.19. 1) 记  $N_j(t)$  是  $t$  时刻 搭载了  $j$  名乘客且完成服务的公交车数.

$X_j(t)$  是上述对应公交车服务的总人数.

$$\begin{aligned} \text{故 } EX(t) &= E \sum_{j=1}^{\infty} X_j(t) = \sum_{j=1}^{\infty} E[X_j(t)] \\ &= \sum_{j=1}^{\infty} E[E[X_j(t) | N_j(t)=n]] \\ &= \sum_{j=1}^{\infty} E[N_j(t) \cdot j] \\ &= \sum_{j=1}^{\infty} j \lambda \alpha_j \int_0^t G(y) dy \end{aligned}$$

2) 注意到,  $j=2$  时,  $P(X_2(h)=1) = P(N_2(h)=1) \neq 0$

2.22. 假设一辆车在时刻  $s$  以速度  $V$  进入高速. 若  $t$  时刻它在

区间  $[a, b]$ , 则应满足:  $a \leq V(t-s) \leq b \Rightarrow \frac{a}{t-s} \leq V \leq \frac{b}{t-s}$

而  $V$  服从分布  $F$ , 故满足上述要求的概率为  $F(\frac{b}{t-s}) - F(\frac{a}{t-s})$ .

而  $s$  是  $(0, t)$  中任一时刻, 故平均概率为  $\frac{1}{t} \int_0^t F(\frac{b}{t-s}) - F(\frac{a}{t-s}) ds$ .

故汽车数量服从均值为  $\lambda \int_0^t F(\frac{b}{t-s}) - F(\frac{a}{t-s}) ds$  的 Poisson

2.29. 记  $P_0(s) = P(N(t+s) - N(t) = 0)$ .

则  $P_0(sth) = P(N(t+sth) - N(t) = 0)$ .

$$= P(N(t+sth) - N(t+s) = 0, N(t+s) - N(t) = 0)$$

$$= (1 - \lambda(t+s)h + o(h)) \cdot P_0(s)$$

$$\Rightarrow \frac{P_0(s+h) - P_0(s)}{h} = -\lambda(t+s)P_0(s) + \frac{o(h)}{h}$$

$$P_0'(s) = -\lambda(t+s)P_0(s) \quad P_0(0) = 1$$

$$\Rightarrow P_0(s) = e^{-(\lambda(t+s)-\lambda(t)s)} \text{ 满足条件.}$$

$$\text{对于 } P_n(s+h) = P(N(t+s+h) - N(t+h) = n)$$

$$= P(N(t+s+h) - N(t+s) = 0, N(t+s) - N(t) = n) + P(N(t+s+h) -$$

$$N(t+s) = 1, N(t+s) - N(t) = n-1) + o(h)$$

$$= (1 - \lambda(t+s)h + o(h)) \cdot P_n(s) + \lambda(t+s)h P_{n-1}(s) + o(h)$$

$$\frac{P_n(s+h) - P_n(s)}{h} = \lambda(t+s)P_n(s) + \lambda(t+s)P_{n-1}(s) + \frac{o(h)}{h}$$

$$P_n'(s) = \lambda(t+s) [P_n(s) + P_{n-1}(s)]$$

$$(e^{\lambda(t+s)} P_n(s))' = e^{\lambda(t+s)} \lambda(t+s) P_{n-1}(s).$$

$$e^{-\lambda(t+s)} P_n(s) = \int_0^s e^{-\lambda(t+u)} \lambda(t+u) P_{n-1}(u) du + C.$$

$$\text{可以由数学归纳法: } P_{n-1}(s) = \frac{(\lambda(t+s)-\lambda(t)s)^{n-1}}{(n-1)!} e^{-(\lambda(t+s)-\lambda(t)s)} \text{ 得.}$$

2.30.

$$P(T_1 > t) = P(N(t)=0) = e^{-\lambda(t)}$$

$$\text{故 } P(T_1 \leq t) = 1 - e^{-\lambda(t)}$$

$$P(T_1 = t) = \lambda(t) \cdot e^{-\lambda(t)}$$

$$P(T_2 > t) = \int_0^\infty P(T_2 > t | T_1 = s) \cdot P(T_1 = s) ds.$$

$$= \int_0^\infty P(0 \text{ event in } (s, s+t)) P(T_1 = s) ds.$$

$$= \int_0^\infty e^{-\lambda(s+t)+\lambda(s)} \cdot \lambda(s) \cdot e^{-\lambda(s)} ds.$$

$$= \int_0^\infty \lambda(s) e^{-\lambda(s+t)} ds.$$

$$P(T_2 \leq t) = 1 - \int_0^\infty \lambda(s) e^{-\lambda(s+t)} ds.$$

故  $T_1, T_2$  不相互独立. 且分布也不相同.

2.31.

我们令  $\mu_1 = m^{-1}(t)$ ,  $\mu_2 = m^{-1}(t+h)$ . 则

$$N^*(t+h) - N^*(t) = N(\mu_1) - N(\mu_2).$$

而  $N(\mu_1) - N(\mu_2)$  服从均值为  $\int_{\mu_2}^{\mu_1} \lambda(t) dt = \int_{m^{-1}(t)}^{m^{-1}(t+h)} dm(t) = h$  的 Poisson 分布.

而  $N^*(t)$  的 Increments Independent 是显然的. 因此.

$N^*(t)$  是 rate 为 1 的 Poisson Process.

2.37 假设  $X_i$  共有  $k$  个取值, 分别为  $\alpha_1, \dots, \alpha_k$ . 则对于每个  $\alpha_j$ , 给定时间  $t$ , 取值次数可以看成是一个 Poisson Process  $N_j(t)$  with rate  $\lambda_j t$  且  $N_j$  之间相互独立. 故  $X(t) = \sum_{i=1}^k \alpha_i N_i(t)$ .

而对于一个 Poisson 分布,  $X \sim \pi(\alpha)$ . 有.

$$Y = \frac{X - \lambda}{\sqrt{\lambda}}.$$

$$\begin{aligned} M_Y &= E \left[ \exp \left( t \frac{X - \lambda}{\sqrt{\lambda}} \right) \right] \\ &= \exp(-t\sqrt{\lambda}) \cdot \exp \left[ \lambda \left( e^{\frac{t}{\sqrt{\lambda}}} - 1 \right) \right] \\ &= \exp \left( -t\sqrt{\lambda} + \lambda \left( \sum_{i=0}^{\infty} \frac{\left( \frac{t}{\sqrt{\lambda}} \right)^i}{i!} - 1 \right) \right) \\ &= \exp \left( \frac{t^2}{2} + \frac{t^3}{6\sqrt{\lambda}} + \dots \right). \end{aligned}$$

则当  $\lambda \rightarrow \infty$ ,  $M_Y \rightarrow \exp\left(\frac{t^2}{2}\right)$ . 即  $Y \rightarrow N(0, 1)$ .

从而  $X \rightarrow N(\lambda, \lambda)$ .

故 Poisson 渐近正态.

进而  $X(t) = \sum_{i=1}^k \alpha_i N_i(t)$  渐近正态.  $t \rightarrow \infty$ .

$$\begin{aligned} 2.39. \quad \text{当 } s \leq t \text{ 时} \quad \text{Cov}(X(s), X(t)) &= \text{Cov}(X(s), X(t) - X(s) + X(s)) \\ &= \text{Cov}(X(s), X(t) - X(s)) + \text{Cov}(X(s), X(s)) \\ &= \text{Var}(X(s)) = \lambda s EX^2 \end{aligned}$$

$$\text{当 } s > t \text{ 时.} \quad \text{Cov}(X(s), X(t)) = \text{Cov}(X(s) - X(t), X(t)) + \text{Cov}(X(t), X(t))$$

$$= \text{Var}(x(t)) = \lambda t E x^2$$

#