2.2

(a)

$$P_0(t+s) = P\{N(t+s) = 0\}$$

$$= P\{N(t) = 0, N(t+s) - N(t) = 0\}$$

$$= P\{N(t) = 0\}P\{N(t+s) - N(t) = 0\}$$

$$= P_0(t)P_0(s)$$

(b)

$$P_0(x) = P\{X_1 \ge x\}$$
 $= e^{-ax}$ $\therefore P\{N(t) \ge 1\} = P\{X_1 \le t\}$ $= 1 - e^{-at}$ $= \lambda t + o(t)$ $\therefore a = \lambda$ $\therefore
ewline \text{ \subset} T n \ge 2; $P\{X_n > s | X_1 = x_1, \dots, X_{n-1} = x_{n-1}\} = e^{-\lambda s}$$

(c)

$$\begin{split} P\{N(t) = n\} &= P\{N(t) \ge n\} - P\{N(t) \ge n + 1\} \\ &= P\{S_n \le t\} - P\{S_{n+1} \le t\} \\ &= \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} \end{split}$$

2.5

由题意得:

 $N_1(0) + N_2(0) = 0$

 $E[N_1(t)] = \lambda_1 t$, $E[N_2(t)] = \lambda_2 t$

因为两个 Poisson 过程相互独立.

则有: $E[N_1(t) + N_2(t)] = E[N_1(t)] + E[N_2(t)] = \lambda_1 t + \lambda_2 t = (\lambda_1 + \lambda_2) t$

所以 $\{N_1(t) + N_2(t), t \geq 0\}$ 是速率为 $\lambda_1 + \lambda_2$ 的 Poisson 过程.

设联合过程的首个事件时间为 $T=min(T_1,T_2)$,其中 T_1 是 N_1 的首个事件时间, T_2 是 N_2 的首个事件时间.

$$P\{T_1>t\}=e^{-\lambda_1 t}$$
 , $P\{T_2>t\}=e^{-\lambda_2 t}$

$$P\{T > t\} = P\{T_1 > t, T_2 > t\} = P\{T_1 > t\}P\{T_2 > t\} = e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)t}$$

$$P\{T_1 = t, T_2 > t | T = t\} = \frac{f_{T_1}(t)P\{T_2 > t\}}{f_T(t)} = \frac{\lambda_1 e^{-\lambda_1 t} e^{-\lambda_2 t}}{(\lambda_1 + \lambda_2)e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)t}} = \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}$$

$$P\{T_1=t,T_2>t|T=t\}=rac{f_{T_1}(t)P\{T_2>t\}}{f_{T}(t)}=rac{\lambda_1e^{-\lambda_1t}e^{-\lambda_2t}}{(\lambda_1+\lambda_2)e^{-(\lambda_1+\lambda_2)t}}=rac{\lambda_1}{\lambda_1+\lambda_2}$$

式中不含t,所以独立于事件发生的时刻。

2.13

$$P\{N = n\} = (1 - p)^{n-1}p$$

系统失效的时间 T 服从参数为 λp 的指数分布:

$$f_T(t) = \lambda p e^{-\lambda p t}$$

前 n-1 次冲击都不导致失效的概率为:

$$P = e^{-\lambda(1-p)t} \frac{[\lambda(1-p)t]^{n-1}}{(n-1)!}$$

所以联合概率密度函数:

$$f_{N,T}(n,t) = f_T(t) \cdot P = rac{(\lambda t)^{n-1}e^{-\lambda t}\lambda}{(n-1)!} \cdot (1-p)^{n-1}p$$
 $P\{N=n|T=t\} = rac{f_{N,T}(n,t)}{f_T(t)} = rac{[\lambda(1-p)t]^{n-1}}{(n-1)!} \cdot e^{-\lambda(1-p)t}$

2.15

(a)

 N_i 的分布是负二项分布

(b)

不独立

(c)

 T_i 是参数为 n_i 和 P_i 的gamma随机变量

(d)

gamma分布可以理解为n个指数分布的和,所以是独立的

(e)

$$\begin{split} E[T_i] &= \int_0^\infty P\{T > t\} dt \\ &= \int_0^\infty P\{T_i > t, i = 1, 2, ..., r\} dt \\ &= \int_0^\infty \prod_{i=1}^r P\{T_i > t\} dt \\ &= \int_0^\infty \prod_{i=1}^r \int_t^\infty \frac{P_i e^{P_i x} (P_i x)^{n_i - 1}}{(n_i - 1)!} dt \end{split}$$

(f)

$$T=\sum X_i$$
,因为采取的是 $\lambda=1$ 的 $Poisson$ 分布,所以 $E[X_i]=1,$
$$E[T]=E[E[T|N]]=E[NE[X_i]]=E[N]$$

2.25

根据题目条件可知,随机过程N(t)服从强度为 λt 的泊松分布。当N(t)=n时,事件发生时刻 s_1,s_2,\cdots,s_n 在区间[0,t]上满足独立同分布,且每个时刻 s_i 服从均匀分布。进一步地,每个事件在时刻 s_i 产生的随机效应 Y_i 服从与时间相关的分布 F_{s_i} 。

通过将时间域[0,t]上的分布函数进行均匀混合,可得到 Y_i 的合成分布:

$$F(x) = rac{1}{t} \int_0^t F_s(x) \, ds$$

 Y_i 的分布本质上是对时间相关分布 F_s 在区间[0,t]上的均值化处理,因此 Y_1,Y_2,\cdots,Y_n 具有独立同分布特性,且与具体发生时刻 s_i 无关。

考虑随机变量 $W = \sum_{i=1}^{N(t)} Y_i$,其中计数过程 $N(t) \sim \operatorname{Poisson}(\lambda t)$ 与随机变量序列 $\{Y_i\}$ 相互独立。

- 混合分布变量 X_i 的分布函数为 $\frac{1}{t}\int_0^t F_s(x)\,ds$
- 计数过程的期望值 $E[N] = \lambda t$

2.41

(a)

事件数会改变 / 的分布, 所以没有独立增量的分布

(b)

$$\begin{split} P(\wedge = \lambda, N(s), o \leq s \leq t) &= P(\wedge = \lambda, N(t) = n, S_1 = s_1, ..., S_n = s_n) \\ &= P(\wedge = \lambda) P(N(t) = n | \wedge = \lambda) P(S_1 = s_1, ..., S_n = s_n | \wedge = \lambda) \\ &= dG(\lambda) e^{-\lambda} \frac{(\lambda t)^n}{n!} \frac{n!}{t^n} \text{由定理2.3.1} \\ \text{由全概率公式,} \quad \overline{O} = P(N(t) = n, S_1 = s_1, ..., S_n = s_n) &= \int_0^\infty dG(\lambda) e^{-\lambda} \frac{(\lambda t)^n}{n!} \frac{n!}{t^n} \\ & \therefore P(\wedge = \lambda | N(s), o \leq s \leq t) = \frac{dG(\lambda) e^{-\lambda} (\lambda t)^n}{\int_0^\infty dG(\lambda) e^{-\lambda} (\lambda t)^n} \\ \mathcal{E}$$
无论取什么值 λ , \wedge 的条件分布只依赖于 $N(t)$, 在给定 $N(t)$, $S_1, ..., S_n$ 和 $(0, t)$ 上的均匀分布的次序统计量同分布

(c)

设在
$$t+s$$
时刻发生下一事件,
$$P($$
发生首个事件为 $T>t+s|N(t)=n)$
$$=\frac{P([t,t+s]$$
发生0个事件, $N(t)=n)}{P(N(t)=n)}$
$$=\frac{\int_0^\infty(e^{-\lambda s}e^{-\lambda t}\frac{(\lambda t)^n}{n!}dG(\lambda))}{\int_0^\infty(e^{-\lambda t}\frac{(\lambda t)^n}{n!}dG(\lambda))}$$

(d)

(e)

不独立, 同分布