

Exponential Distribution

2023年10月5日 星期四 下午9:55

指教分布：我们说 X 是一个随机变量符合指教分布，参数为 λ . $X \sim \text{Exp}(\lambda)$ 当 $P(X \leq t) = [1 - e^{-\lambda t}] \mathbb{1}_{\{t \geq 0\}}$.

$$\text{有. 其密度函数为 } f_X(t) = \lambda e^{-\lambda t} \mathbb{1}_{\{t \geq 0\}}$$

$$E[X] = \int_{\Omega} X(\omega) dP(\omega) = \frac{1}{\lambda} \quad \text{Var } X = E[X^2] - E[X]^2 = \frac{2}{\lambda^2} - \frac{1}{\lambda^2} = \frac{1}{\lambda^2}$$

$$\text{如果 } \lambda_1, \lambda_2 > 0 \quad X \sim \text{Exp}(\lambda_1) \quad \frac{1}{\lambda_2} X \sim \text{Exp}(\lambda_1, \lambda_2) \quad P(\frac{1}{\lambda_2} X \geq t) = P(X \geq \lambda_2 t) = e^{-\lambda_1 \lambda_2 t}$$

无记忆性：指教分布是无记忆的 $P(X > t+s | X > t) = P(X > s)$, 对于任何的 t, s .

Exercise. 证明这个性质的无记忆性.

几何分布：定义成功率为 $\frac{\lambda}{n}$. X_n 为第一次成功的时问

$$P(nX_n = k) = (1 - \frac{\lambda}{n})^{k-1} \left(\frac{\lambda}{n}\right) \quad P(nX_n > k) = (1 - \frac{\lambda}{n})^k \quad P(X_n > t) = P(nX_n > nt) \approx (1 - \frac{\lambda}{n})^{nt} \rightarrow e^{-\lambda t}$$

• Partial Decay .

• DNA mutation 之间的间隔

• 挂到电话的时间

• 服务延迟时间

性质

设 $X_1 \sim \text{Exp}(\lambda_1), X_2 \sim \text{Exp}(\lambda_2), \dots$ 然后有 $\min_{1 \leq i \leq n} X_i$ 是指教的

$$P(\min_{1 \leq i \leq n} X_i > t) = P(X_1 > t) \cdots P(X_n > t) = e^{-(\lambda_1 + \dots + \lambda_n)t}$$

道理：对于两个指教分布 X_1 和 X_2 , $P(X_1 < X_2) = \int_0^\infty f_{X_1}(t) P(X_2 > t) dt = \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}$

道理：对于 $1 \leq i \leq n$ 假设 $X_i \sim \text{Exp}(\lambda_i)$ 令 $V = \min_{1 \leq i \leq n} X_i$ $I = \arg \min_{1 \leq i \leq n} X_i$. 则有

$$P(V > t) = e^{-(\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n)t}, \quad P(I = i) = \frac{\lambda_i}{\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n} \quad \text{更进一步有 } I \text{ 和 } V \text{ 是独立的.}$$

$$\text{证明: 令 } V^{-i} = \min_{j \neq i} X_j. \quad P(I = i) = P(X_i < V^{-i}) = \frac{\lambda_i}{\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n}$$

$$\text{而对于独立性. } P(I = i, V < t) = P(X_i < t, X_j > X_i, \forall j \neq i) = \int_0^t f_{X_i}(s) P(X_j > s, V^{-i} > s) ds$$

$$[t, \dots, n - \lambda_i s] - (\lambda_1 + \dots + \lambda_n - \lambda_i) s \leq 1. \quad \lambda_i \quad r, \dots, -(\lambda_1 + \dots + \lambda_n) + \lambda_i, \dots$$

而对于独立性, $P(I=V, V < T) = P(X_1 < t, X_2 > t, \dots, X_n > t) = \prod_{i=1}^n f_{X_i}(t) \cdot \prod_{i=1}^n [1 - F_{X_i}(t)]$

$$= \int_0^t \lambda_1 e^{-\lambda_1 s} e^{-(\lambda_2 + \dots + \lambda_n - \lambda_1)s} ds = \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n} [1 - e^{-(\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n)t}] = p(I=i)p(V < t)$$

定理: 若 X_1, X_2, \dots 是独立的指数分布有些参数. 然后 $X_1 + X_2 + \dots + X_n = T_n$ 的分布是 Gamma(n, λ)

$$f_{T_n}(t) = \lambda e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!} \quad t > 0$$

例: 有两个服务器. 一个卖商品, 一个收钱. 被访问的时间参数分别为 λ_1 和 λ_2 . 第一个服务器有一个客户. [如果有两个客户]

计算客户预计花时间

$$C_1 \xrightarrow{\text{server}} \text{customer 在 server 上花的时间.}$$

$$C_1 + \max(C_1^L + C_2^L) + C_2^L$$

$$E[C_1^L + C_2^L + C_1^U - \min(C_1^L, C_2^L) + C_2^U].$$

建议阅读: 2.1. 2.5. 2.6. 2.45. 2.47. 2.48. 2.49.