应用随机过程

第2章 随机过程基本概念

目录

- 2.2 随机过程的数字特征
 - 期望、方差、协方差、自相关函数、特征函数

期望函数

 $\forall t \in T$, 随机过程 $\{X_t, t \in T\}$ 的一维分布函数为 $F_t(x)$, 密度函数为 $f_t(x)$, 则

$$\mu_{X_t} = E(X_t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x dF_t(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f_t(x) dx$$

称为随机过程 $\{X_t, t \in T\}$ 的期望函数.

方差函数

$$\forall t \in T$$
,随机过程 $\{X_t, t \in T\}$ 的一维分布函数为 $F_t(x)$,密度函数为 $f_t(x)$,则
$$\sigma^2_{X_t} = Var(X_t) = E\left[\left(X_t - EX_t\right)^2\right]$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \left(x - \mu_{X_t}\right)^2 dF_t(x)$$

$$= E\left(X_t^2\right) - \left(EX_t\right)^2.$$

称为随机过程 $\{X_t, t \in T\}$ 的方差函数.

方差函数

特殊地,

协方差函数

$$\begin{aligned} \forall t_1, t_2 \in T, \\ c_X\left(t_1, t_2\right) &= Cov\left(X_{t_1}, X_{t_2}\right) \\ &= E\left[\left(X_{t_1} - EX_{t_1}\right)\left(X_{t_2} - EX_{t_2}\right)\right] \\ &= E\left(X_{t_1}X_{t_2}\right) - E\left(X_{t_1}\right)E\left(X_{t_2}\right). \end{aligned}$$

称为随机过程 $\{X_t, t \in T\}$ 的协方差函数.

自相关函数

$$\forall t_1, t_2 \in T$$
,

$$R_X\left(t_1,t_2\right) = E\left(X_{t_1}X_{t_2}\right)$$

称为随机过程 $\{X_t, t \in T\}$ 的自相关函数.

特征函数

$$\begin{aligned} \forall t_1, \dots, t_n \in T, \ \forall n \geq 1 \\ \phi\left(t_1, \dots, t_n; u_1, \dots, u_n\right) &= E\left(e^{i\langle \vec{u}, \vec{X} \rangle}\right) \\ &= E\left(e^{i(u_1 X_{t_1} + \dots + u_n X_{t_n})}\right) \end{aligned}$$

称为随机过程 $\{X_t, t \in T\}$ 的有限维特征函数.

离散型随机过程

当时间参数集T取离散值 n_1, \dots, n_k, \dots 时,这种随机过程称为离散时间随机过程.

此时, X_t 是一串随机变量 $X_{n_1}, \dots, X_{n_k}, \dots$ 所构成的序列,称为时间序列.

离散时间过程记为 $\{X_n, n \geq 0\}$.

考虑随机点在(0,t]内发生的次数,记为 $\{Y_t,t\geq 0\}$,其中 $Y_0=0$.设 $(t_0,t_0+t]$ 内有k个随机点发生的概率与 t_0 无关,且 Y_{t_0+t} - $Y_{t_0}=Y_t$ ~Poisson (λt) ,即 $P_k(t)=P(Y_t=k)=\frac{(\lambda t)^k}{k!}e^{-\lambda t}.$

再定义如下随机过程, 求其数字特征

$$X_{t} = \begin{cases} 1, & \text{若随机点在}(0,t] \text{内发生偶数次} \\ -1, & \text{若随机点在}(0,t] \text{内发生奇数次} \end{cases}$$

解:

$$P(X_{t} = 1) = P(\{Y_{t} = 0\} \cup \{Y_{t} = 2\} \cup \cdots)$$

$$= p_{0}(t) + p_{2}(t) + \cdots$$

$$= e^{-\lambda t} \left(1 + \frac{(\lambda t)^{2}}{2!} + \frac{(\lambda t)^{4}}{4!} + \cdots\right)$$

$$= e^{-\lambda t} \frac{e^{\lambda t} + e^{-\lambda t}}{2}$$

$$= \frac{1 + e^{-2\lambda t}}{2}$$

$$P(X_t = -1) = P(\{Y_t = 1\} \bigcup \{Y_t = 3\} \bigcup \cdots)$$
$$= \frac{1 - e^{-2\lambda t}}{2}$$

$$\mu_{X_t} = E(X_t) = \frac{1 + e^{-2\lambda t}}{2} - \frac{1 - e^{-2\lambda t}}{2} = e^{-2\lambda t}$$

$$P(X_{t_1}X_{t_2}=1) \qquad \forall 0 < t_1 < t_2$$

$$= P(\{X_{t_1}=1, X_{t_2}=1\}) \cup \{X_{t_1}=-1, X_{t_2}=-1\})$$

$$= P(X_{t_1}=1, X_{t_2}=1) + P(X_{t_1}=-1, X_{t_2}=-1)$$

$$= P(X_{t_1}=1, X_{t_2-t_1}=1) + P(X_{t_1}=-1, X_{t_2-t_1}=1)$$

$$= P(X_{t_1}=1)P(X_{t_2-t_1}=1) + P(X_{t_1}=-1)P(X_{t_2-t_1}=1)$$

$$= \frac{1+e^{-2\lambda t_1}}{2} \frac{1+e^{-2\lambda(t_2-t_1)}}{2} + \frac{1-e^{-2\lambda t_1}}{2} \frac{1+e^{-2\lambda(t_2-t_1)}}{2}$$

$$= \frac{1+e^{-2\lambda(t_2-t_1)}}{2}$$

$$P(X_{t_1}X_{t_2} = -1) \qquad \forall 0 < t_1 < t_2$$

$$= P(\{X_{t_1} = 1, X_{t_2} = -1\}) \cup \{X_{t_1} = -1, X_{t_2} = 1\})$$

$$= P(X_{t_1} = 1, X_{t_2} = -1) + P(X_{t_1} = -1, X_{t_2} = 1)$$

$$= P(X_{t_1} = 1, X_{t_2-t_1} = -1) + P(X_{t_1} = -1, X_{t_2-t_1} = -1)$$

$$= \frac{1 + e^{-2\lambda t_1}}{2} \frac{1 - e^{-2\lambda(t_2-t_1)}}{2} + \frac{1 - e^{-2\lambda t_1}}{2} \frac{1 - e^{-2\lambda(t_2-t_1)}}{2}$$

$$R_{X}(t_{1},t_{2}) = E(X_{t_{1}}X_{t_{2}})$$

$$= \frac{1 + e^{-2\lambda(t_{2} - t_{1})}}{2} - \frac{1 - e^{-2\lambda(t_{2} - t_{1})}}{2} = e^{-2\lambda(t_{2} - t_{1})}$$

$$\stackrel{\text{def}}{=} 0 < t_{2} < t_{1}, \quad R_{X}(t_{1},t_{2}) = e^{-2\lambda(t_{1} - t_{2})}$$

$$R_{X}(t_{1},t_{2}) = e^{-2\lambda|t_{1} - t_{2}|}$$

$$\sigma^{2}_{X_{t}} = E(X_{t}^{2}) - (EX_{t})^{2}$$
$$= R_{X}(t,t) - (\mu_{X_{t}})^{2}$$
$$= 1 - e^{-4\lambda t}$$