

随机过程

随机过程的概念

对于每个时间 $t \in T$ $X(t)$ 是某个固定的时间域, $X(t)$ 是一随机变量, 则这样的随机变量族 $\{X(t), t \in T\}$ 称为**随机过程** *random process*。如果 T 是离散时间域, 则 $X(t)$ 是一随机事件序列。对振动过程离散采样时, 得到的就是时间序列。

随机过程的统计特征

随机过程的各个样本在固定时刻 t 取值进行集合平均, 得到随机过程的数学期望

$$E[X(t)] = \mu(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) dF(x, t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) p(x, t) dx$$

其中 $F(x, t)$ 和 $p(x, t)$ 分别是 $X(t)$ 的概率分布函数和概率密度函数。

同样地, 均方值可表示为

$$E[X^2(t)] = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2(t) dF(x, t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2(t) p(x, t) dx$$

方差为

$$\begin{aligned} D[X(t)] &= \sigma^2(t) \\ &= E[(X(t) - \mu(t))^2] \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} [x(t) - \mu(t)]^2 dF(x, t) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} [x(t) - \mu(t)]^2 p(x, t) dx \end{aligned}$$

为了研究一个随机过程 $X(t)$ 在两个不同时刻的值，即随机变量 $X(t_1)$ 、 $X(t_2)$ 的相互依赖关系，定义它的**自相关函数** *auto – correlation function*

$$R_{XX}(t_1, t_2) = E[X(t_1)X(t_2)]$$

其中 $F(x_1, t_1; x_2, t_2)$ 和 $p(x_1, t_1; x_2, t_2)$ 分别为随机变量、的联合概率分布函数和联合概率密度函数。

自协方差函数 *auto – covariance function*

$$\begin{aligned} C_{XX}(t_1, t_2) &= E[(X(t_1) - \mu(t_1))(X(t_2) - \mu(t_2))] \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x_1(t_1) - \mu(t_1))(x_2(t_2) - \mu(t_2)) dF(x_1, t_1; x_2, t_2) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x_1(t_1) - \mu(t_1))(x_2(t_2) - \mu(t_2)) p(x_1, t_1; x_2, t_2) dx_1 dx_2 \end{aligned}$$

显然

$$R_{XX}(t, t) = E[X^2(t)]$$

$$C_{XX}(t, t) = \sigma^2(t)$$

$$C_{XX}(t_1, t_2) = R_{XX}(t_1, t_2) - \mu(t_1)\mu(t_2)$$

规格化自协方差函数 *normalized auto – covariance function*、**自相关系数** *auto – correlation coefficient*

$$\rho_{XX}(t_1, t_2) = \frac{C_{XX}(t_1, t_2)}{\sigma_X(t_1)\sigma_X(t_2)} \quad -1 \leq \rho_{XX}(t_1, t_2) \leq 1$$

为了研究两个随机过程 $X(t)$ 和 $Y(t)$ 在不同时刻的值的相互关系，定义**互相关函数** *cross – correlation function*

$$\begin{aligned} R_{XY}(t_1, t_2) &= E[X(t_1)Y(t_2)] \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x(t_1)y(t_2) dF(x, t_1; y, t_2) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x(t_1)y(t_2) p(x, t_1; y, t_2) dx dy \end{aligned}$$

互协方差函数*cross – covariance function*

$$\begin{aligned}C_{XY}(t_1, t_2) &= E[(X(t_1) - \mu_X(t_1))(Y(t_2) - \mu_Y(t_2))] \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x(t_1) - \mu_X(t_1))(y(t_2) - \mu_Y(t_2))dF(x, t_1; y, t_2) \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x(t_1) - \mu_X(t_1))(y(t_2) - \mu_Y(t_2))p(x, t_1; y, t_2)dx dy\end{aligned}$$

互相关函数和互协方差函数有如下性质

$$R_{XY}(t_1, t_2) = R_{YX}(t_2, t_1) \neq R_{XY}(t_2, t_1)$$

$$C_{XY}(t_1, t_2) = C_{YX}(t_2, t_1) \neq C_{XY}(t_2, t_1)$$

$$C_{XY}(t_1, t_2) = R_{XY}(t_1, t_2) - \mu_X(t)\mu_Y(t)$$

$$C_{YX}(t_2, t_1) = R_{YX}(t_2, t_1) - \mu_X(t)\mu_Y(t)$$

规格化互协方差函数*normalized cross – covariance function*、**互相关系数***cross – correlation coefficient*

$$\rho_{XY}(t_1, t_2) = \frac{C_{XY}(t_1, t_2)}{\sigma_X(t_1)\sigma_Y(t_2)} \quad -1 \leq \rho_{XY}(t_1, t_2) \leq 1$$

平稳随机过程