



同济大学土木工程防灾国家重点实验室、桥梁工程系

高等结构动力学

——之第七讲

结构随机振动基础

主讲教师：葛耀君 教授、博士



1. 结构随机振动概述

1.1 工程实例

- ◆ 高层建筑风致振动
- ◆ 建筑结构的地震运动影响
- ◆ 钻井平台的波浪振动
- ◆ 飞行中飞机结构振动
- ◆ 公路桥梁车辆振动

桥梁结构随机振动 { 地震振动
 车辆振动
 风致振动



1. 结构随机振动概述(续)

1.2 随机作用荷载

- 主要形式：风、地震、波浪、机械振动、车辆行驶
- 主要特点：
 - ◆ 周期性、几乎周期性、过渡的
 - ◆ 平稳的、非平稳的
 - ◆ 线性的、非线性的
 - ◆ 微小的、灾难性的
 - ◆ 连续的、间断的
 - ◆ 局部的、整体的



1. 结构随机振动概述(续)

1.3 基础知识

- ◆ 谱分析概念
- ◆ 周期函数
- ◆ 布朗运动的爱因斯坦理论
- ◆ 湍流理论
- ◆ 结构设计
- ◆ 相关性理论
- ◆ 随机过程理论



2. 随机变量基础

2.1 随机变量的概率特性

➤ **概率定义** : 设有随机变量 $X(\omega)$, $\omega \in \Omega$, 对于任意实数 x , 一定存在概率 $\text{Pr ob}[\omega: X(\omega) \leq x]$, 简记作 $\text{Pr ob}[\omega: X \leq x]$

➤ **分布函数** : $F(x) = \text{Pr ob}[X \leq x]$

$$\begin{aligned} dF(x) &= \text{Pr ob}[X \leq x + dx] - \text{Pr ob}[X \leq x] \\ &= F(x + dx) - F(x) \end{aligned}$$

$$F(-\infty) = 0 \quad ; \quad F(+\infty) = 1$$

➤ **密度函数** : $p(x) = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \{\text{Pr ob}[x \leq X \leq x + \Delta x] / \Delta x\} = \frac{dF(x)}{dx}$

$$F(x) = \int_{-\infty}^x p(z) dz \quad p(z) \geq 0 \quad (\text{非负性})$$



2.1 随机变量的概率特性(续)

➤ 离散变量： $x = x_1, x_2, \dots, x_N$

概率函数： $P(x) = \text{Pr ob}[X = x]$

分布函数： $F(x) = \sum_k P(x_k) \quad \text{for } x_k \leq x$

密度函数： $p(x) = \sum_k P(x_k) \delta(x - x_k)$

$$\delta(x - x_k) = \begin{cases} \infty & x = x_k \\ 0 & x \neq x_k \end{cases}$$

➤ 联合分布：

$$F(x, y) = \text{Pr ob}[X \leq x, y(t) \leq y]$$

当 x 与 y 相互独立时：

$$p(x, y) = p(x)p(y) \quad , \quad F(x, y) = F(x)F(y)$$



2.1 随机变量的概率特性(续)

➤ 部份分布 : $F(x) = \text{Pr ob}[X \leq x, y(t) < \infty] = \text{Pr ob}[X \leq x]$

$$= \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^{\infty} p(z, y) dz dy = \int_{-\infty}^x p(z) dz$$

$$p(x) = \frac{\partial F(x, \infty)}{\partial x} = \int_{-\infty}^{\infty} p(x, y) dy$$

➤ 变量变换 : 令 $P(x)$ 是 x 的密度函数

$$\text{若 } y = f(x), \text{ 则 } p(y) = p(x) \left| \frac{dx}{dy} \right| = p(x) \left| \frac{1}{f'(x)} \right|$$

令 $x = \phi_1(r, s)$ 和 $y = \phi_2(r, s)$, $p(x, y)$ 是 x 和 y 的密度函数

$$p(r, s) = p(x, y) \cdot \frac{\partial(x, y)}{\partial(r, s)} = p(x, y) \begin{vmatrix} \frac{\partial x}{\partial r} & \frac{\partial x}{\partial s} \\ \frac{\partial y}{\partial r} & \frac{\partial y}{\partial s} \end{vmatrix}$$



2. 随机变量基础(续)

2.2 随机变量的统计特性

➤ 均值：
$$a_x = E(x) = \int_{-\infty}^{\infty} xp(x)dx$$

➤ n阶原点矩：
$$m_n = E[x^n] = \int_{-\infty}^{\infty} x^n p(x)dx = \sum_{k=1}^N x_k^n P(x_k)$$

$m_0 = 1, m_1 = a_x, m_2 = \sigma_x^2 = \sum_{k=1}^N (x_k - a_x)^2 / (N - 1)$

σ — 标准差(*standard deviation*)

$$\delta = \frac{\sigma_x}{a_x}$$
 — 离差系数(*coefficient of variation*)

➤ n阶中心矩：
$$\mu_n = E[(x - a_x)^n] = \int_{-\infty}^{\infty} (x - a_x)^n p(x)dx$$

$$= \sum_{k=1}^N (x_k - a_x)^n P(x_k)$$

$$\mu_0 = 1, \mu_1 = a_x, \mu_2 = \sigma_x^2 = \sum_{k=1}^N (x_k - a_x)^2 / N$$

σ — 方差(*variance*)



2.2 随机变量的统计特性(续)

➤ 特征函数：
$$M(\theta) = E[e^{i\theta x}] = \int_{-\infty}^{\infty} e^{i\theta x} p(x) dx$$

$$p(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} M(\theta) e^{-i\theta x} d\theta$$

$$m_n = (i)^{-n} \left. \frac{d^n M}{d\theta^n} \right|_{\theta=0}$$

$$\mu_n = (i)^{-n} \left. \frac{d^n (\log_{\theta} M)}{d\theta^n} \right|_{\theta=0}$$

$$M(\theta) = 1 + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\theta^k}{k!} \cdot (i)^k \cdot E[x^k]$$

➤ 高斯分布：
$$p(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left[-\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}\right]$$

$$M(\theta) = \exp\left(ia\theta - \frac{\sigma^2\theta^2}{2}\right)$$



2. 随机变量基础(续)

2.3 随机变量的概率分布

➤ 二项式分布(伯努利试验) :

Binomial Distribution (Bernoulli Trials)

$$\Pr ob(x = m) = \frac{n!}{m!(n-m)!} p^m (1-p)^{n-m} \quad (m = 0, 1, \dots, n)$$

$$a_x = np$$

$$\sigma_x^2 = np(1-p)$$

➤ 泊松分布(Poisson Distribution)

二项式分布中取 $n \rightarrow \infty$ 和 $p \rightarrow 0$, 且定义 $np = \lambda$

$$\Pr ob(x = m) = \frac{\lambda^m}{m!} e^{-\lambda}$$

$$a_x = \lambda$$

$$\sigma_x^2 = \lambda$$



2.3 随机变量的概率分布(续)

▶ 均匀分布(Uniform Distribution)

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x < a \\ \frac{x-a}{b-a} & a \leq x < b \\ 1 & x \geq b \end{cases}$$

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & a < x < b \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

$$a_x = \frac{1}{2}(b+a)$$

$$\sigma_x^2 = \frac{1}{12}(b-a)^2$$



2.3 随机变量的概率分布(续)

➤ 高斯分布(Gaussian or Normal Distribution)

$$p(x) = \frac{1}{\sigma_x \sqrt{2\pi}} \exp\left[-\frac{(x-a_x)^2}{2\sigma_x^2}\right]$$

$$\text{令： } z = \frac{x-a_x}{\sigma_x} \quad p(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{z^2}{2}\right)$$

$$F(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^z \exp\left(-\frac{x^2}{2}\right) dx = \left[1 + \operatorname{erf}\left(\frac{z}{\sqrt{2}}\right)\right] / 2$$

$$\operatorname{erf}(z) = \frac{2}{\sqrt{\pi}} \int_0^z \exp(-t^2) dt \quad (\text{Error Function})$$

$$p(x, y) = \frac{1}{\sqrt{\sigma_x^2 \sigma_y^2 - \sigma_{xy}^2} 2\pi} \exp\left[-\frac{\sigma_y^2 x^2 - 2\sigma_{xy} xy + \sigma_x^2 y^2}{2(\sigma_x^2 \sigma_y^2 - \sigma_{xy}^2)}\right]$$

➤ 对数正态分布(Log-normal Distribution)

$$p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} x \sigma} \exp\left[-\frac{(\ln x - a_x)^2}{2\sigma^2}\right] \quad (x > 0)$$



2.3 随机变量的概率分布(续)

➤ 瑞利分布(Rayleigh Distribution)

$$p(x) = \frac{x}{s^2} \exp\left[-\frac{x^2}{2s^2}\right] \quad (x \geq 0), \quad F(x) = \int_{-\infty}^x p(z) dz = \exp\left[-\frac{x^2}{2s^2}\right]$$

$$a_x = s\sqrt{\frac{\pi}{2}} = 1.253s, \quad \sigma_x = s\sqrt{2 - \frac{\pi}{2}} = 0.6551s$$

➤ 韦伯分布(Weibull Distribution)

$$p(x) = \frac{k}{c} \left(\frac{x}{c}\right)^{k-1} \exp\left[-\left(\frac{x}{c}\right)^k\right], \quad F(x) = \int_{-\infty}^x p(z) dz = \exp\left[-\left(\frac{x}{c}\right)^k\right]$$

$$a_x = c\Gamma\left[1 - \frac{1}{k}\right], \quad \sigma_x = c\sqrt{\Gamma\left[1 + \frac{2}{k}\right] - \Gamma^2\left[1 + \frac{1}{k}\right]}$$

$$\Gamma[z] = \int_0^{\infty} \exp(-x)x^{z-1} dx \quad (\text{Gamma函数})$$



3. 随机过程基础

3.1 随机过程形式： $x(t, s)$

- ◆ 一个时间函数族(t 与 s 都是变量)
- ◆ 一个确定的时间函数(t 为变量，而 s 是固定的)
- ◆ 一个确定的值(t 与 s 都是固定的)

3.2 统计特性

➤ n 阶分布函数:

对于 $t \in T$ 的 $\{t_1, t_2, \dots, t_n\}$ 和随机变量集合 $\{x(t_1), x(t_2), \dots, x(t_n)\}$

$$F_{x_1 x_2 \dots x_n}(X_1, X_2, \dots, X_n) = P\{x_1 \leq X_1 \cap x_2 \leq X_2 \cap \dots \cap x_n \leq X_n\}$$

➤ n 阶密度函数:

$$f_{x_1 x_2 \dots x_n}(X_1, X_2, \dots, X_n) = \frac{\partial^n F_{x_1 x_2 \dots x_n}(X_1, X_2, \dots, X_n)}{\partial x_1 \partial x_2 \dots \partial x_n}$$



3.2 统计特性(续)

➤ 随机过程均值

$$m_x(t) = E[x(t)] = \int_{-\infty}^{\infty} x(t) f_x(x) dx$$

➤ 随机过程方差

$$E[x^2(t)] = \int_{-\infty}^{\infty} x^2(t) f_x(x) dx$$

$$\sigma_x^2(t) = E\{[x(t) - m_x(t)]^2\} = E[x(t)^2] - m_x^2(t)$$

➤ 相关函数

$$R_x[x(t_1), x(t_2)] = E\{x(t_1)x(t_2)\} = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} x(t_1)x(t_2) f_{x_1x_2}(x_1, x_2) dx_1 dx_2$$

➤ 协方差函数

$$\begin{aligned} \Gamma_x[x(t_1), x(t_2)] &= E\{[x(t_1) - m_x(t_1)][x(t_2) - m_x(t_2)]\} \\ &= R_x[x(t_1), x(t_2)] - m_x(t_1)m_x(t_2) \end{aligned}$$



3.随机过程基础(续)

3.3 随机过程分类

(1) 按取值分类

- ◆ 离散参数的离散随机过程
- ◆ 离散参数的连续随机过程
- ◆ 连续参数的离散随机过程
- ◆ 连续参数的连续随机过程

(2) 按统计特性分类

- ◆ 平稳随机过程

$$F_n \{x(t_1), x(t_2), \dots, x(t_n)\} = F_n \{x(t_1 + \tau), x(t_2 + \tau), \dots, x(t_n + \tau)\}$$

- ◆ 广义随机过程

$$m_x(t) = \text{const} \quad , \quad E[x(t_1)x(t_1 + \tau)] = R(\tau)$$

- ◆ 非平稳随机过程



3.3 随机过程分类(续)

(3) 按记忆特性分类

◆ 白噪声过程(white Noise)

白光在电磁波的整个可见范围内其功率谱密度为常数

功率谱密度：
$$S_n(\omega) = S_0 \quad -\infty < \omega < \infty$$

相关函数：
$$R_n(\tau) = 2\pi S_0 \delta(\tau)$$

均值：
$$E[x_n(t)] = 0$$

方差：
$$\sigma_n^2 = R_n(0) = \infty$$

应用：地震、风荷载和波浪



(3) 按记忆特性分类(续)

◆ 马尔可夫过程(Markov)

数学定义： $F(x_n, t_n | x_{n-1}, t_{n-1}, x_{n-2}, t_{n-2}, \dots, x_1, t_1) = F_n(x_n, t_n | x_{n-1}, t_{n-1})$

物理意义：高阶概率分布函数可用二阶分布函数表示

实际应用：随机荷载白噪声 结构位移和速度是马尔可夫

◆ 泊松过程(Poisson)

$\Delta x(t_1, t_2) = x(t_2) - x(t_1)$ 独立增量过程的整数形式

一般形式： $P_N(n, t) = \frac{1}{n!} \left[\int_0^t \lambda(\tau) d\tau \right]^n \exp \left[- \int_0^t \lambda(\tau) d\tau \right]$

平稳形式： $P_N(n, t) = \frac{(\lambda_0 t)^n}{n!}$

◆ 高斯过程(Gaussian)

$$f_n(x_1, x_2, \dots, x_n) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^n |\Gamma_x|}} \exp \left[-\frac{1}{2} (\bar{X} - M)^T \Gamma_x^{-1} (\bar{X} - M) \right]$$



小 结

随机振动概述

工程实例

随机作用荷载

基础知识

随机变量基础

概率特性

统计特性

概率分布

随机过程基础

随机过程形式

随机过程统计特性

随机过程分类—取值、统计特性、记忆性



下周同一时间再见!