



3.1 变换的基本概念与基本定理

3.2 随机过程通过线性系统分析

3.3 限带过程

3.4 随机序列通过离散线性系统分析

3.5 最佳线性滤波器

3.6 线性系统输出端随机过程的概率分布

3.7 信号处理实例



### 重点:

- (1) 掌握输入输出随机过程的关系;
- (2) 熟练掌握冲激响应法和频谱法计算系统输出的二阶统计特性, 计算高斯信号激励下系统输出端概率密度;
- (3) 计算系统等效噪声带宽;
- (4) 最佳线性滤波器分析与计算;
- (5) 线性系统输出端概率分布分析与计算。



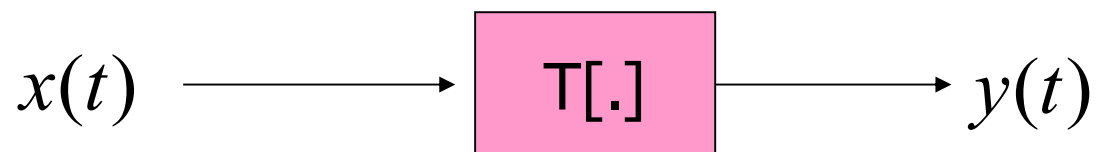
中山大學  
SUN YAT-SEN UNIVERSITY

## 第3章 随机过程的线性变换

作业：3.3      3.7



## 3.1.1 变换的基本概念



$$y(t) = T[x(t)]$$

**分类：** 连续时间系统、离散时间系统

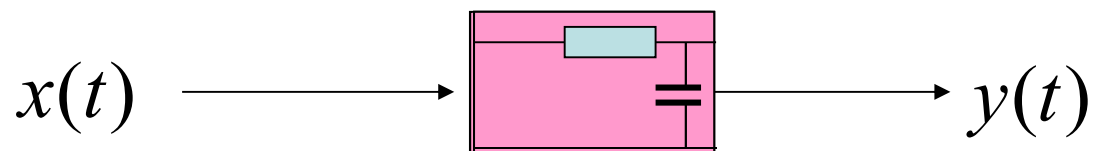
因果系统、非因果系统

线性系统、非线性系统



## 3.1 变换的基本概念与基本定理

### 1. 变换的定义



线性放大器

线性滤波器

线性系统

平方律检波

全波线性检波

非线性系统



## 3.1 变换的基本概念与基本定理

注意：

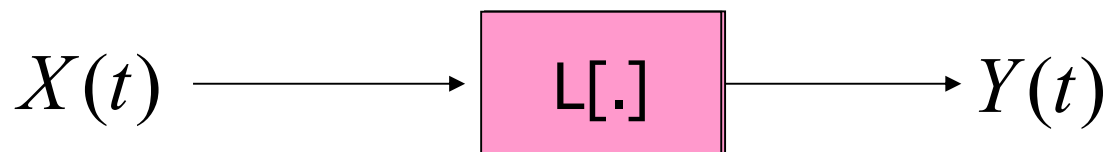
变换有确定性变换和非确定性变换两种。

特定的  $x(t, e_i)$  作为系统输入，可以得到特定的输出  $y(t, e_i)$ 。

所谓的随机性，主要体现为输入和输出是随机过程，而不是变换本身。



## 2. 线性变换



$$Y(t) = T[X(t)]$$

**分类：**连续时间系统、离散时间系统

因果系统、非因果系统

线性系统、非线性系统

叠加性、齐次性

**线性：**  $L[A_1 X_1(t) + A_2 X_2(t)] = A_1 L[X_1(t)] + A_2 L[X_2(t)]$

其中， $A_1$ 和 $A_2$ 是任意两个随机变量

**时不变性：**  $Y(t + \varepsilon) = L[X(t + \varepsilon)]$



### 3.1.2 线性变换的基本定理

**定理1:** 设  $Y(t) = L[X(t)]$ , 其中  $L$  是线性变换, 则

$$E[Y(t)] = L\{E[X(t)]\}$$

即随机过程经过线性变换后, 其输出的数学期望等于输入的数学期望通过线性变换后的结果。

$E()$  和  $L()$  都是线性算子, 可以互换位置





## 3.1变换的基本概念与基本定理

**定理2:** 设  $Y(t) = L[X(t)]$ , 其中  $L$  是线性变换, 则

$$R_{XY}(t_1, t_2) = L_{t_2}[R_X(t_1, t_2)]$$

$$R_Y(t_1, t_2) = L_{t_1}[R_{XY}(t_1, t_2)] = L_{t_1} \cdot L_{t_2}[R_X(t_1, t_2)]$$

其中,  $L_{t_1}$  表示对  $t_1$  做  $L$  变换,  $L_{t_2}$  表示对  $t_2$  做  $L$  变换。



## 3.1 变换的基本概念与基本定理

证明：因为  $X(t_1)Y(t) = X(t_1)L[X(t)] = L[X(t_1)X(t)]$

$$E\{X(t_1)Y(t)\} = E\{L[X(t_1)X(t)]\} = L\{E[X(t_1)X(t)]\}$$

令  $t = t_2$ ，可得  $R_{XY}(t_1, t_2) = L_{t_2}[R_X(t_1, t_2)]$

同理可证  $R_Y(t_1, t_2) = L_{t_1}[R_{XY}(t_1, t_2)]$

联合上面两式，得  $R_Y(t_1, t_2) = L_{t_1} \cdot L_{t_2}[R_X(t_1, t_2)]$

以上两个定理是线性变换的两个基本定理，它给出了随机信号经过线性变换后，输出的均值和相关函数的计算方法。



从两个定理可知，对于线性变换，输出的均值和相关函数可以分别由输入的均值和相关函数确定。推广而言，对于线性变换，输出的k阶矩可以由输入的相应阶矩来确定。如

$$E\{Y(t_1)Y(t_2)Y(t_2)\} = L_{t_1} \cdot L_{t_2} \cdot L_{t_3} \{E[X(t_1)X(t_2)X(t_2)]\}$$

**注：**输入宽平稳，则输出宽平稳；输入严平稳，则输出严平稳；输入遍历，则输出遍历



## 3.1 变换的基本概念与基本定理

**例3.1** 随机过程导数的统计特性。设  $\dot{X}(t) = \frac{dX(t)}{dt}$ ,  $L = \frac{d}{dt}$  是线

性变换, 根据定理1, 导数过程  $\dot{X}(t)$  的均值为

$$m_{\dot{X}}(t) = \frac{dm_X(t)}{dt}$$

根据定理2,  $X(t)$  与  $\dot{X}(t)$  的互相关函数为

$$R_{X\dot{X}}(t_1, t_2) = L_{t_2}[R_X(t_1, t_2)] = \frac{\partial R_X(t_1, t_2)}{\partial t_2}$$

$\dot{X}(t)$  的自相关函数为

$$\begin{aligned} R_{\dot{X}}(t_1, t_2) &= L_{t_1}[R_{X\dot{X}}(t_1, t_2)] = L_{t_2}[R_{\dot{X}X}(t_1, t_2)] \\ &= \frac{\partial R_{X\dot{X}}(t_1, t_2)}{\partial t_1} = \frac{\partial R_{\dot{X}X}(t_1, t_2)}{\partial t_2} = \frac{\partial^2 R_X(t_1, t_2)}{\partial t_1 \partial t_2} \end{aligned}$$



补充：

### 1 随机变量的极限

定义：设有随机变量  $X$  及随机变量序列  $\{X_n\}$ ， $n = 1, 2, \dots$ ，均有二阶矩，且  $\lim_{n \rightarrow \infty} E[(X_n - X)^2] = 0$ ，则称随机变量序列  $\{X_n\}$  依均方收敛于  $X$ ，或者说，随机变量  $X$  是随机变量序列  $\{X_n\}$  在  $n \rightarrow \infty$  时的均方极限，记为  $\lim_{n \rightarrow \infty} l \cdot i \cdot m X_n = X$ ，l.i.m 即 Limit in mean square。



补充:

随机信号的极限

随机变量序列极限的定义可以推广到随机信号的极限。设有随机信号  $X(t)$  和随机变量  $X$ ，如果

$$\lim_{t \rightarrow t_0} E\{[X(t) - X]^2\} = 0$$

则称  $X$  为随机信号  $X(t)$  当  $t \rightarrow t_0$  时的极限，记为

$$l.i.m_{t \rightarrow t_0} X(t) = X$$



### 补充:

有了随机信号极限与连续性的定义后，我们就可以引入导数的概念。

#### 1 导数的定义

定义：设随机信号  $X(t)$ ，如果下列极限存在，

$$\lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{X(t + \Delta t) - X(t)}{\Delta t}$$

则称此极限为随机信号  $X(t)$  的导数，记为  $X'(t)$  或  $\frac{dX(t)}{dt}$ ，即

$$\frac{dX(t)}{dt} = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{X(t + \Delta t) - X(t)}{\Delta t}$$

由于在上式中的极限是均方意义下的极限，所以定义的导数也是均方意义下的导数。在本书中，今后除特别说明，我们通常所说的导数指的均方意义下的导数。





## 3.1变换的基本概念与基本定理

### 补充：

需要注意的是，随机信号的导数仍然是随机信号。任意函数的导数（只要存在）都是可唯一确定的，然而，如果没有更多的信息，函数的积分却不是唯一确定的。

可以证明，对于平稳随机信号，可导的充分必要条件是  $R_X(\tau)$  在  $\tau = 0$  处存在一、二阶导数。而对于非平稳信号，可导的充分必要条件是

$$\left. \frac{\partial^2 R_X(t_1, t_2)}{\partial t_1 \partial t_2} \right|_{t_1 = t_2 = t}$$

存在。





## 3.1 变换的基本概念与基本定理

进一步，如果 $X(t)$ 是平稳的，则

$$m_{\dot{X}}(t) = \frac{dm_X(t)}{dt} = 0$$

$$R_{X\dot{X}}(\tau) = -\frac{dR_X(\tau)}{d\tau}$$



$$G_{X\dot{X}}(\omega) = -j\omega G_X(\omega)$$

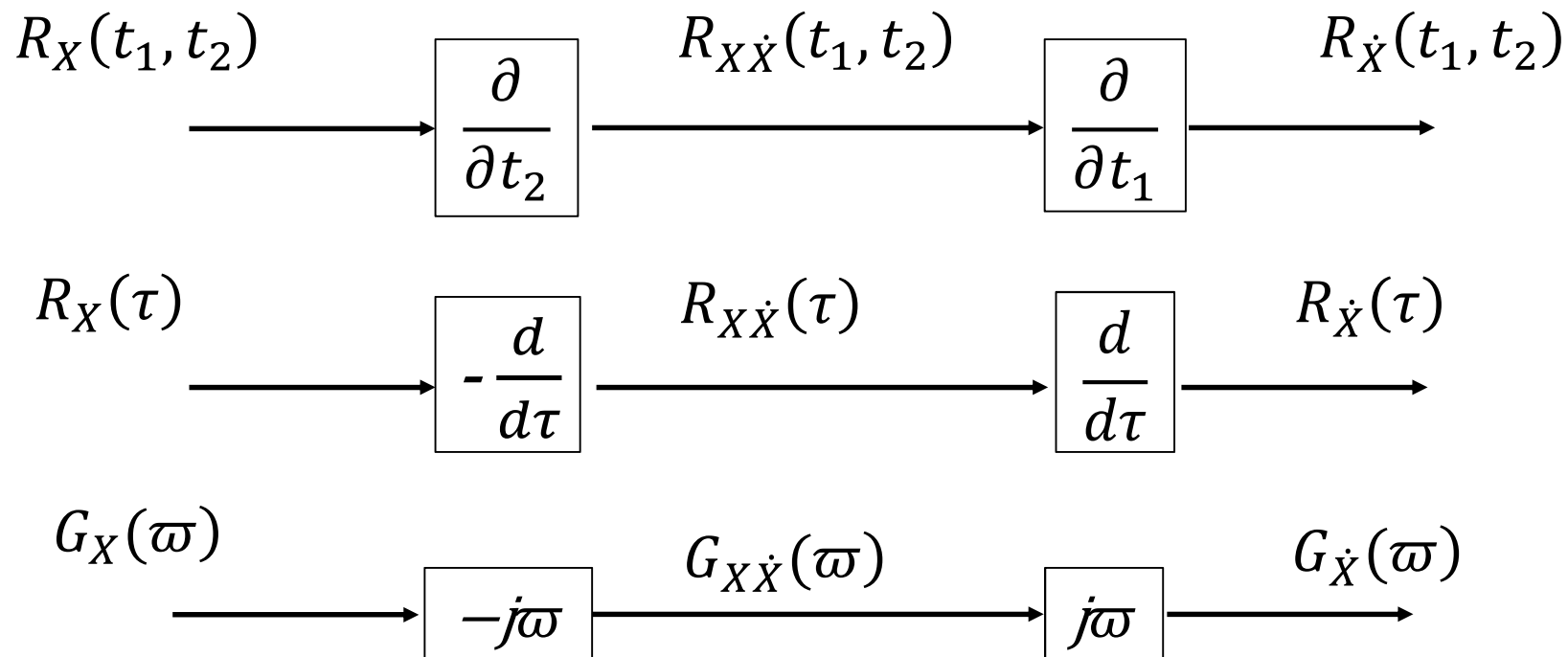
$$R_{\dot{X}}(\tau) = \frac{dR_{X\dot{X}}(\tau)}{d\tau} = -\frac{d^2 R_X(\tau)}{d\tau^2}$$



$$G_{\dot{X}}(\omega) = j\omega G_{X\dot{X}}(\omega) = \omega^2 G_X(\omega)$$



## 3.1 变换的基本概念与基本定理



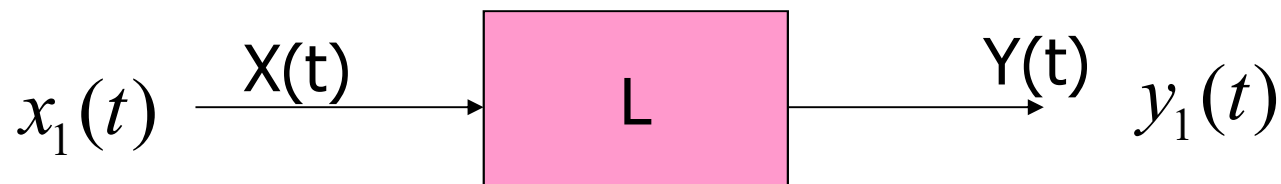
也可以换位置！

$$R_{X\dot{X}}(-\tau) = -R_{X\dot{X}}(\tau) \longrightarrow R_{X\dot{X}}(\tau) \text{ 是奇函数 } \longrightarrow R_{X\dot{X}}(0) = 0 \longrightarrow$$

$X(t)$  与  $\dot{X}(t)$  在同一时刻正交且不相关  $\xrightarrow{X(t) \text{ 正态}}$  二者独立



## 3.2 随机过程通过线性系统分析



已知：输入和线性系统的特性。

求解：输出的统计特征。

线性系统的描述方法：

✓ 微分方程

✓ 冲激响应

✓ 系统传递函数



✓ 微分方程法

✓ 冲激响应法

✓ 频谱法

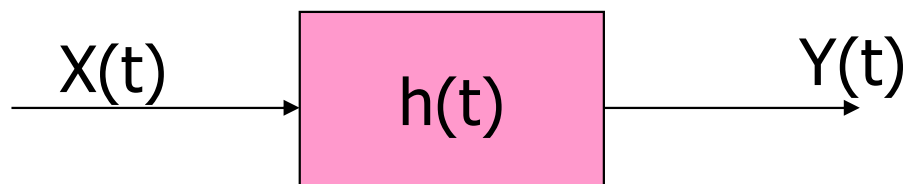


## 3.2 随机过程通过线性系统分析

	时域法		变换域方法
	微分方程法	冲激响应法	频谱法
系统特性描述	微分方程和初始值	$h(t)$	$H(\omega)$
适用范围	平稳和非平稳	平稳和非平稳	平稳
特点	运算繁琐	$h(t)$ 较简单时，较方便	方法简单



### 3.2.1 冲激响应法



系统的输出:

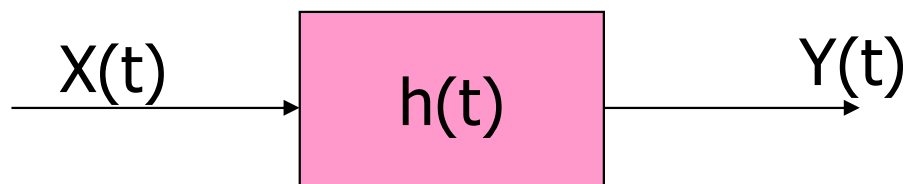
$$y_i(t, e_i) = \int_{-\infty}^{+\infty} x_i(t - \tau, e_i) h(\tau) d\tau = h(t) \otimes x_i(t, e_i)$$

$$Y(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} X(t - \tau) h(\tau) d\tau = h(t) \otimes X(t)$$

$L = h(t) \otimes$  , 是一个线性算子,  $Y(t) = L[X(t)]$



### 3.2.1 冲激响应法



• 均值

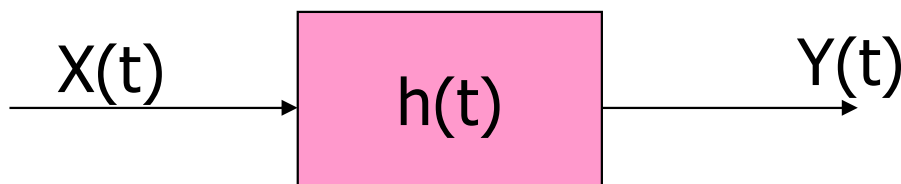
$$\begin{aligned} m_Y(t) &= E[Y(t)] = E\{L[X(t)]\} = L\{E[X(t)]\} \\ &= h(t) \otimes m_X(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} m_X(t-\tau)h(\tau)d\tau = \end{aligned}$$

若 $X(t)$ 是平稳的

$$m_Y(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} m_X h(\tau) d\tau = m_X H(0)$$



### 3.2.1 冲激响应法



#### • 互相关函数

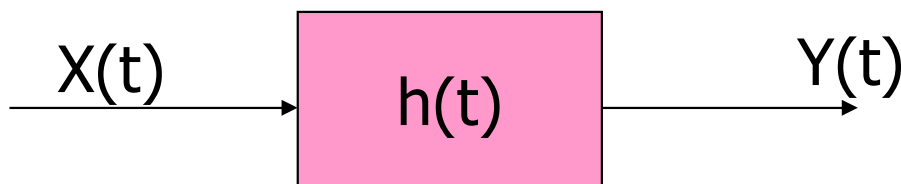
由定理2可得

$$R_{XY}(t_1, t_2) = L_{t_2}[R_X(t_1, t_2)] = h(t_2) \otimes R_X(t_1, t_2)$$

$$R_{YX}(t_1, t_2) = L_{t_1}[R_X(t_1, t_2)] = h(t_1) \otimes R_X(t_1, t_2)$$



### 3.2.1 冲激响应法



#### • 自相关函数

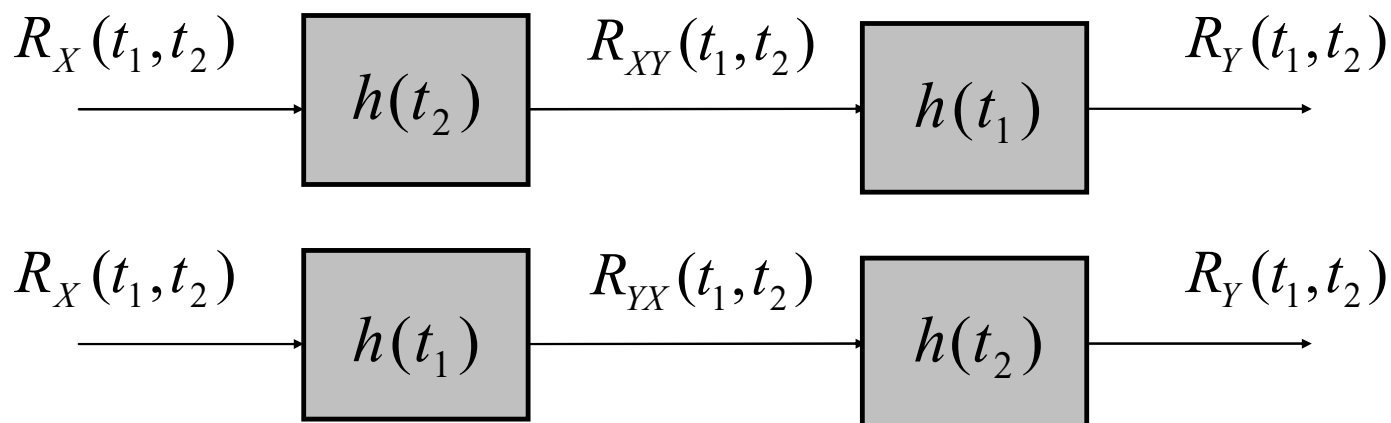
$$\begin{aligned} R_Y(t_1, t_2) &= E\{Y(t_1)Y(t_2)\} = h(t_1) \otimes R_{XY}(t_1, t_2) \\ &= h(t_2) \otimes R_{YX}(t_1, t_2) \\ &= h(t_1) \otimes h(t_2) \otimes R_X(t_1, t_2) \end{aligned}$$





### 3.2.1 冲激响应法

小结





## 3.2 随机过程通过线性系统分析

进一步，如果 $X(t)$ 是平稳随机过程，则有

$$\begin{aligned} R_{XY}(t_1, t_2) &= R_X(t_1, t_2) * h(t_2) = \int_{-\infty}^{+\infty} R_X(t_1, t_2 - u) h(u) du \\ &\stackrel{\text{平稳}}{=} \int_{-\infty}^{+\infty} R_X(t_1 - t_2 + u) h(u) du \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} R_X(\tau + u) h(u) du \end{aligned}$$

即 
$$R_{XY}(\tau) = h(-\tau) \otimes R_X(\tau)$$



## 3.2 随机过程通过线性系统分析

$$\begin{aligned} R_Y(t_1, t_2) &= R_{XY}(t_1, t_2) * h(t_1) = \int_{-\infty}^{+\infty} R_{XY}(t_1 - u, t_2) h(u) du \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} R_{XY}(t_1 - t_2 - u) h(u) du \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} R_{XY}(\tau - u) h(u) du \end{aligned}$$

即

$$R_Y(\tau) = h(\tau) \otimes R_{XY}(\tau)$$

所以,

$$R_Y(\tau) = h(-\tau) \otimes h(\tau) \otimes R_X(\tau)$$



## 3.2 随机过程通过线性系统分析

同理可得,

$$R_{YX}(\tau) = h(\tau) \otimes R_X(\tau)$$

$$R_Y(\tau) = h(-\tau) \otimes R_{YX}(\tau)$$

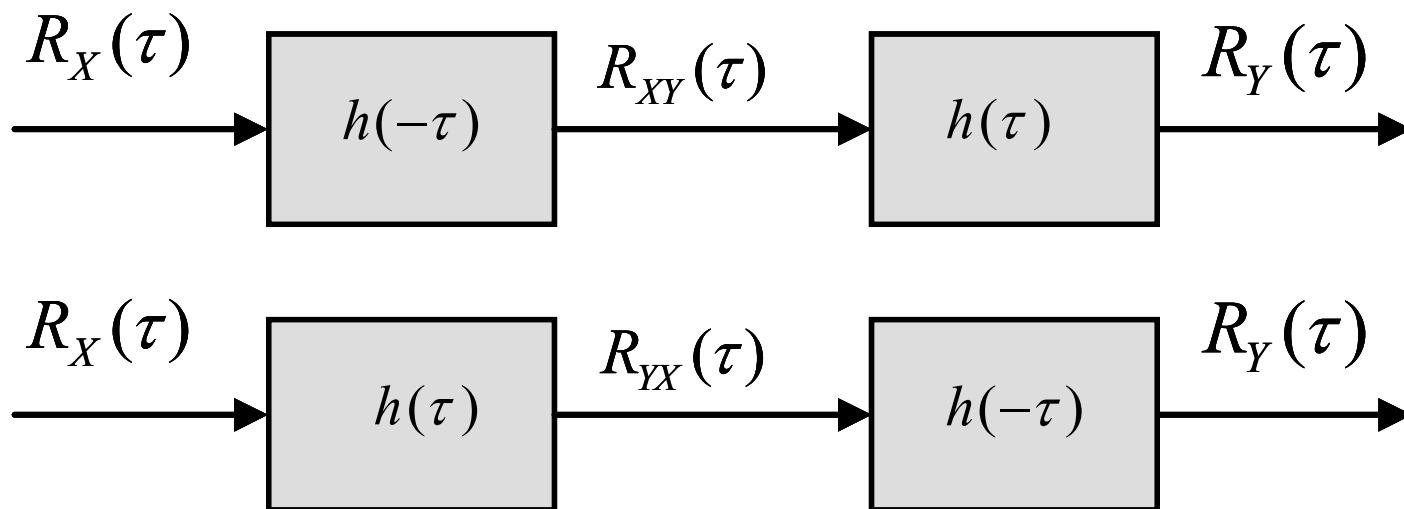


图3.6 平稳随机过程通过线性系统输入输出相关函数之间的关系



### 3.2.2 频谱法

只适用于平稳随机过程的分析

$$R_{XY}(\tau) = h(-\tau) \otimes R_X(\tau) \longrightarrow G_{XY}(\omega) = H^*(\omega)G_X(\omega)$$

$$R_{YX}(\tau) = h(\tau) \otimes R_X(\tau) \longrightarrow G_{YX}(\omega) = H(\omega)G_X(\omega)$$

$$R_Y(\tau) = h(\tau) \otimes R_{XY}(\tau) = h(-\tau) \otimes R_{YX}(\tau) = h(-\tau) \otimes h(\tau) \otimes R_X(\tau)$$



$$G_Y(\omega) = H(\omega)G_{XY}(\omega) = H^*(\omega)G_{YX}(\omega)$$

$$= H^*(\omega)H(\omega)G_X(\omega) = |H(\omega)|^2 G_X(\omega)$$



例子3. 2和3. 4

设有微分方程  $\frac{dY(t)}{dt} + \alpha Y(t) = X(t)$

其中  $\alpha$  为常数，且系统的初始状态为  $Y(0) = 0$

输入  $X(t)$  为平稳随机过程，且  $E[X(t)] = \lambda$

$$R_X(\tau) = \lambda^2 + \lambda \delta(\tau)$$

分别用冲激法和频谱法求  $Y(t)$  的自相关函数



解：首先确定系统的冲击响应，令输入为  $\delta(t)$ ，则冲击响应为

$$\frac{dh(t)}{dt} + \alpha h(t) = \delta(t) \qquad h(t) = 0 \quad (t < 0)$$

由此可解得，  $h(t) = e^{-\alpha t} \quad t \geq 0$

### (1) 冲激响应法

$$m_Y(t) = h(t) * m_X(t)U(t) = \int_0^t \lambda e^{-\alpha\tau} d\tau = \frac{\lambda}{\alpha} (1 - e^{-\alpha t})$$



## 3.2 随机过程通过线性系统分析

$$\begin{aligned} R_{XY}(t_1, t_2) &= \int_0^{t_2} R_X(t_1, t_2 - u) h(u) du = \int_0^{t_2} [\lambda^2 + \lambda \delta(t_1 - t_2 + u)] e^{-\alpha u} du \\ &= \frac{\lambda^2}{\alpha} (1 - e^{-\alpha t_2}) + \lambda e^{-\alpha(t_2 - t_1)} U(t_2 - t_1) \quad t_2 > t_1 \end{aligned}$$

其中  $U(\cdot)$  为单位阶跃函数。

$$\begin{aligned} R_Y(t_1, t_2) &= \int_0^{t_1} R_{XY}(t_1 - u, t_2) h(u) du \\ &= \int_0^{t_1} \left\{ \frac{\lambda^2}{\alpha} (1 - e^{-\alpha t_2}) + \lambda e^{-\alpha(t_2 - t_1 + u)} U(t_2 - t_1 + u) \right\} e^{-\alpha u} du \\ &= \frac{\lambda^2}{\alpha^2} (1 - e^{-\alpha t_2}) (1 - e^{-\alpha t_1}) + \frac{\lambda}{2\alpha} e^{-\alpha(t_2 - t_1)} (1 - e^{-2\alpha t_1}) \quad t_2 > t_1 \end{aligned}$$





## 3.2 随机过程通过线性系统分析

由于  $R_Y(t_1, t_2) = R_Y(t_2, t_1)$ ，所以，只须将上式  $t_1$  和  $t_2$  的位置互换，就可以得到  $t_1 > t_2$  情况。

由以上分析可以看出，输出  $Y(t)$  是非平稳的，当  $t_1 \rightarrow \infty, t_2 \rightarrow \infty$  时，输出  $Y(t)$  进入稳态，这时

$$R_Y(t_1, t_2) = \frac{\lambda^2}{\alpha^2} + \frac{\lambda}{2\alpha} e^{-\alpha|\tau|} \quad \tau = t_1 - t_2$$

可见，用冲击响应法即可以分析瞬态时的统计特性，也可以分析稳态时的统计特性。



## 3.2 随机过程通过线性系统分析

### (2) 频谱法

由于系统是物理可实现的，且输入 $X(t)$ 是从 $t = 0$ 加入，故而输出有一段瞬态过程，输出信号是非平稳的，这时不能应用频谱法进行分析，只有当 $t_1 \rightarrow \infty$ ， $t_2 \rightarrow \infty$ 时， $Y(t)$ 进入稳态，输出信号为平稳信号，这时才能采用频谱法，即频谱法只适合稳态分析。

对系统的冲击响应取傅立叶变换，可得到系统的传递函数为

$$H(\omega) = \int_0^{+\infty} e^{-\alpha t} e^{-j\omega t} dt = \frac{1}{\alpha + j\omega}$$

输入的功率谱密度为： $G_X(\omega) = \int_{-\infty}^{+\infty} R_X(\tau) e^{-j\omega\tau} d\tau = 2\pi\lambda^2\delta(\omega) + \lambda$

得 
$$G_Y(\omega) = |H(\omega)|^2 G_X(\omega) = \frac{2\pi\lambda^2}{\alpha^2 + \omega^2} \delta(\omega) + \frac{\lambda}{\alpha^2 + \omega^2}$$



## 3.2 随机过程通过线性系统分析

求上述功率谱的傅立叶反变换即可得输出得自相关函数，

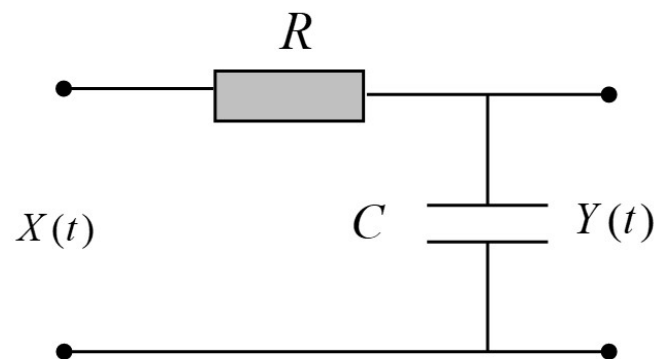
$$R_Y(\tau) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} G_Y(\omega) e^{j\omega\tau} d\omega = \frac{\lambda^2}{\alpha^2} + \frac{\lambda}{2\alpha} e^{-\alpha|\tau|}$$



## 3.2 随机过程通过线性系统分析

### 例子3.3和3.5

假定输入为零均值的平稳随机过程，且  
相关函数为  $R_X(\tau) = e^{-\beta|\tau|}$ ，利用冲激法  
和频谱法求稳态时  $Y(t)$  自相关函数



解：根据表 3.1, RC 电路的冲击响应为  $h(t) = \alpha e^{-\alpha t} U(t)$   $\alpha = 1/RC$ 。

系统的传递函数为  $H(\omega) = \frac{\alpha}{\alpha + j\omega}$

#### (1) 冲击响应法

$$\begin{aligned} R_{XY}(\tau) &= h(-\tau) \otimes R_X(\tau) = \int_0^{+\infty} R(\tau+u)h(u)du \\ &= \int_0^{+\infty} e^{-\beta|\tau+u|} \alpha e^{-\alpha u} du \end{aligned}$$



## 3.2 随机过程通过线性系统分析

当  $\tau \geq 0$  时, 
$$R_{XY}(\tau) = \int_0^{+\infty} e^{-\beta(\tau+u)} \alpha e^{-\alpha u} du = \frac{\alpha}{\alpha + \beta} e^{-\beta\tau}$$

当  $\tau < 0$  时, 
$$R_{XY}(\tau) = \int_0^{-\tau} e^{\beta(\tau+u)} \alpha e^{-\alpha u} du + \int_{-\tau}^{+\infty} e^{-\beta(\tau+u)} \alpha e^{-\alpha u} du$$
$$= \frac{\alpha}{\alpha - \beta} e^{\beta\tau} - \frac{2\alpha\beta}{\alpha^2 - \beta^2} e^{\alpha\tau}$$

$$R_Y(\tau) = R_{XY}(\tau) \otimes h(\tau) = \int_{-\infty}^{+\infty} h(\tau - u) R_{XY}(u) du$$

当  $\tau < 0$  时 
$$R_Y(\tau) = R_{XY}(\tau) \otimes h(\tau) = \int_{-\infty}^{+\infty} h(\tau - u) R_{XY}(u) du$$



## 3.2 随机过程通过线性系统分析

$$= \int_{-\infty}^{\tau} \left[ \frac{\alpha}{\alpha - \beta} e^{\beta u} - \frac{2\alpha\beta}{\alpha^2 - \beta^2} e^{\alpha u} \right] \alpha e^{-\alpha(\tau-u)} du = \frac{\alpha}{\alpha^2 - \beta^2} (\alpha e^{\beta\tau} - \beta e^{\alpha\tau})$$

由于  $R_Y(\tau)$  是偶函数, 所以  $R_Y(\tau) = \frac{\alpha}{\alpha^2 - \beta^2} (\alpha e^{-\beta|\tau|} - \beta e^{-\alpha|\tau|})$  .

### (2) 频谱法

$$X(t) \text{ 的功率谱为 } G_X(\omega) = \int_{-\infty}^{+\infty} R_X(\tau) e^{-j\omega\tau} d\tau = \frac{2\beta}{\beta^2 + \omega^2} .$$

$$\text{可得 } G_Y(\omega) = G_X(\omega) |H(\omega)|^2 = \frac{2\beta}{\beta^2 + \omega^2} \cdot \frac{\alpha^2}{\alpha^2 + \omega^2} .$$





## 3.2 随机过程通过线性系统分析

$$= \frac{\alpha}{\alpha^2 - \beta^2} \left[ \alpha \cdot \frac{2\beta}{\beta^2 + \omega^2} - \beta \cdot \frac{2\alpha}{\alpha^2 + \omega^2} \right]$$

求上式的傅立叶反变换, 可得  $R_Y(\tau) = \frac{\alpha}{\alpha^2 - \beta^2} (\alpha e^{-\beta|\tau|} - \beta e^{-\alpha|\tau|})$

两种方法求得结果完全相同, 在这里, 频谱法更为简单。



### 3.2.3 平稳性讨论

情况一：

如果输入 $X(t)$ 是平稳的， $h(t)$ 在 $(-\infty, +\infty)$ 中都存在（即系统是物理不可实现的），那么由(3.2.3)式、(3.2.9)式和(3.2.11)式可以看出，输出 $Y(t)$ 也是平稳的，且输入与输出是联合平稳的。





### 3.2.3 平稳性讨论

情况二：

对于物理可实现系统，假定输入 $X(t)$ 平稳，若输入从 $-\infty$ 加入（双侧随机信号）则输出 $Y(t)$ 平稳，且与 $X(t)$ 联合平稳；

$$m_Y(t) = m_X \int_0^{+\infty} h(u) du = m_X H(0)$$

$$R_{XY}(t+\tau, t) = E\{X(t+\tau)Y(t)\} = \int_0^{+\infty} R_X(\tau+v)h(v)dv$$

$$R_{XY}(\tau) \\ R_Y(t+\tau, t) = E[Y(t+\tau)Y(t)] = \int_0^{+\infty} R_{XY}(\tau-u)h(u)du$$

$$R_Y(\tau) \\ = \int_0^{+\infty} \int_0^{+\infty} R_X(\tau+v-u)h(u)h(v)dudv$$





### 3.2.3 平稳性讨论

情况三：

对于物理可实现系统，假定输入 $X(t)$ 平稳，若输入从0时刻加入（单侧随机信号）则输出 $Y(t)$ 非平稳。

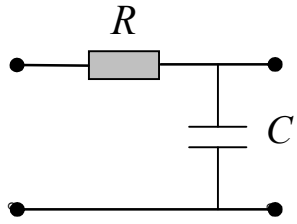
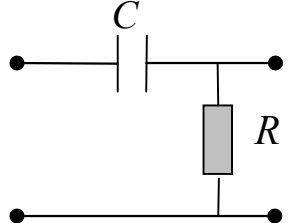
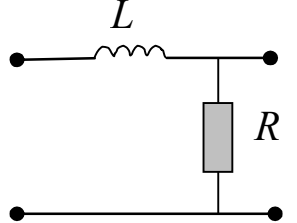
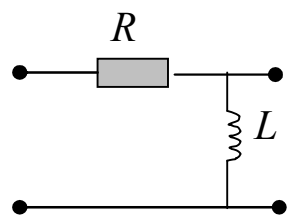
$$Y(t) = \int_0^{+t} X(t-u)h(u)du$$

$$m_Y(t) = m_X \int_0^t h(u)du$$

$$\begin{aligned} R_Y(t_1, t_2) &= \int_0^{t_1} \int_0^{t_2} R_X(t_1-u, t_2-v)h(v)h(u)dvdu \\ &= \int_0^{t_1} \int_0^{t_2} R_X(\tau-u+v)h(v)h(u)dvdu \end{aligned}$$



## 3.2 随机过程通过线性系统分析

电路	$H(\omega)$	$h(t)$
	$\frac{1}{1 + j\omega RC}$	$\frac{1}{RC} e^{-t/RC} U(t)$
	$\frac{j\omega RC}{1 + j\omega RC}$	$\delta(t) - \frac{1}{RC} e^{-t/RC} U(t)$
	$\frac{R}{R + j\omega L}$	$\frac{R}{L} e^{-Rt/L} U(t)$
	$\frac{j\omega L}{R + j\omega L}$	$\delta(t) - \frac{R}{L} e^{-Rt/L} U(t)$

输入输出相关函数关系图