

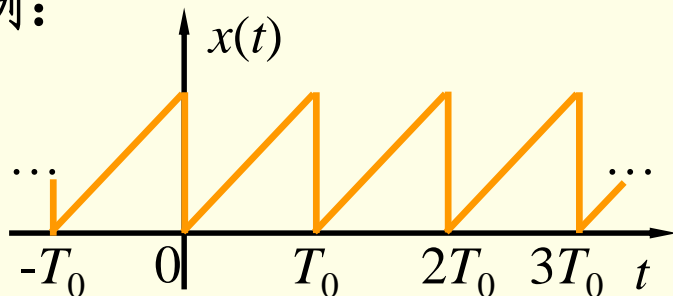
# 第一章 傅里叶分析与采样信号

## 本章主要内容

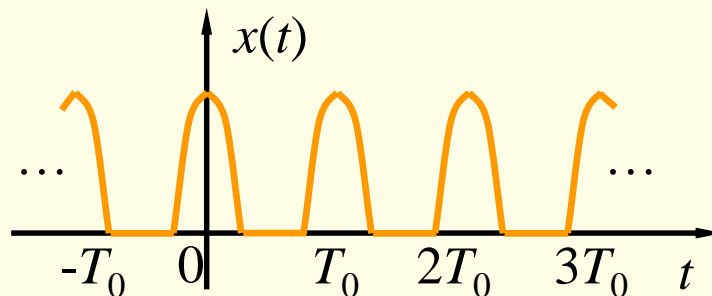
- 连续时间周期信号的傅立叶级数 (FS) 表示
- 非周期连续时间信号的傅立叶变换 (FT)
- 卷积与相关
- 采样信号的频域表示-离散时间傅立叶变换 (DTFT)
- 连续时间信号的采样和重建—采样定理

## ■ 连续时间周期信号的描述

举例：



(a) 锯齿波



(b) 半波整流

**定义：**若连续时间信号 $x(t)$ 在 $(-\infty, \infty)$ 区间，以 $T_0$ 为周期，周而复始地重复再现，则称信号 $x(t)$ 为周期信号，其表达式

$$x(t) = x(t + T_0) = x(t + 2T_0) = \cdots x(t + nT_0) \quad t \in (-\infty, \infty)$$

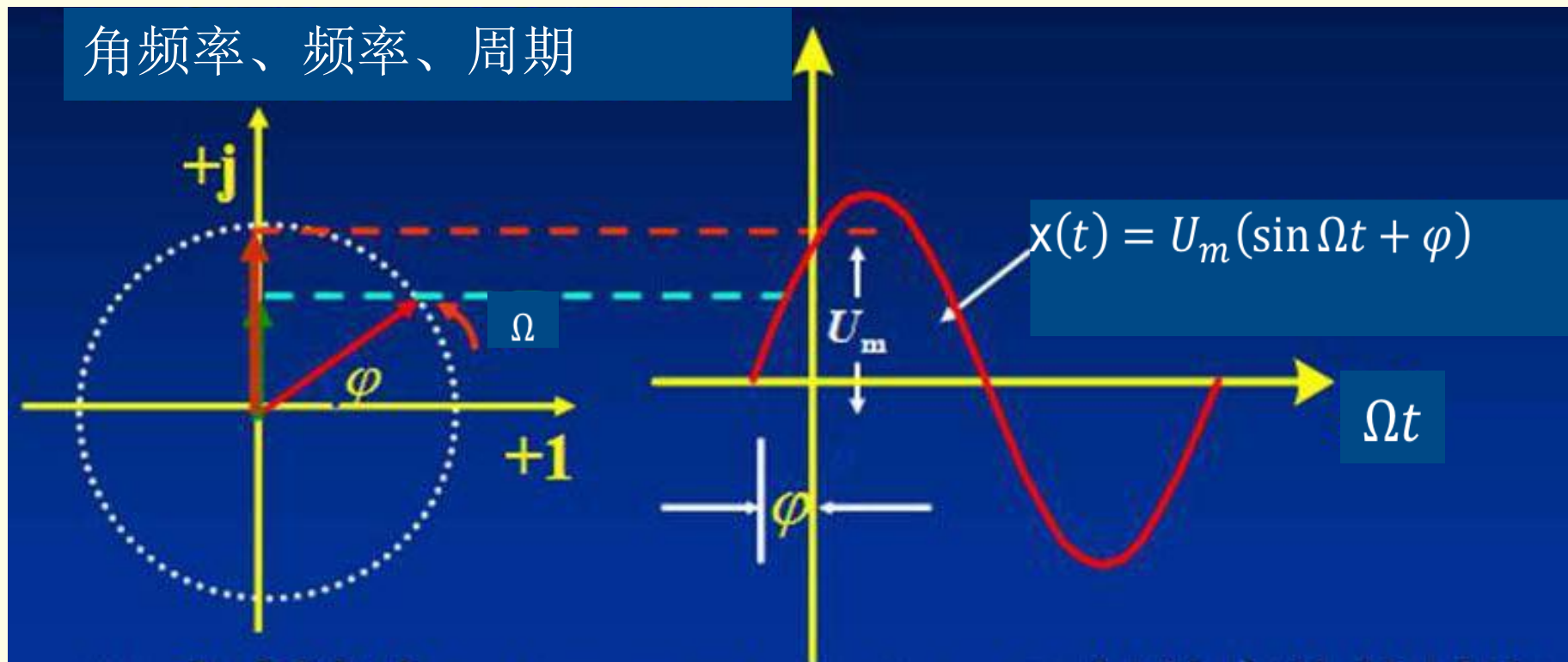
**性质：**周期分别为 $T_1$ 和 $T_2$ 的两个周期信号线性叠加后，是否仍是周期信号，取决于 $T_1$ 和 $T_2$ 之间是否有最小公倍数。若存在最小公倍数，则周期 $T_0$ 为

$$T_0 = n_1 T_1 = n_2 T_2$$

$$T_1/T_2 = n_2/n_1 = \text{有理数}, \quad n_1, n_2 \text{ 为整数}$$

# 连续时间周期信号

角频率、频率、周期



$f_o = \frac{1}{T_o}$  频率 frequency: 每秒变化的次数 (单位: 赫兹 Hz)

$\Omega = 2\pi f_o$  角频率 angular frequency: 每秒变化的弧度 (单位: rad / s)

# ■ 连续时间信号在一定条件下可用级数形式表示

## 1、三角函数型傅里叶级数

$$x(t) = \frac{a_0}{2} + \sum_{n=1}^{\infty} (a_n \cos n\Omega_0 t + b_n \sin n\Omega_0 t) \quad \text{基波频率 } \Omega_0 = 2\pi/T_0$$

其中，傅里叶系数为

$$a_n = \frac{2}{T_0} \int_{-T_0/2}^{T_0/2} x(t) \cos n\Omega_0 t dt \quad n = 0, 1, 2 \dots$$

$$b_n = \frac{2}{T_0} \int_{-T_0/2}^{T_0/2} x(t) \sin n\Omega_0 t dt \quad n = 1, 2 \dots$$

## 2、指数型傅里叶级数 (讨论)

$$x(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} c_n e^{jn\Omega_0 t} = \sum_{n=-\infty}^{\infty} X(n\Omega_0) e^{jn\Omega_0 t} \quad \text{形式简单, 易于频域分析}$$

其中，傅里叶系数为

$$c_n = \frac{1}{T_0} \int_{-T_0/2}^{T_0/2} x(t) e^{-jn\Omega_0 t} dt = X(n\Omega_0)$$

## ■ 连续时间周期信号展开为FS应满足的条件

### 狄利克雷 (Dirichlet) 条件

数学上已证明，将周期为 $T_0$ 的周期信号 $x(t)$ 分解成傅里叶级数形式， $x(t)$ 必须在任一区间 $[t, t + T_0]$ 内，满足狄利克雷 (Dirichlet) 条件：

1、在一个周期内信号绝对可积，即

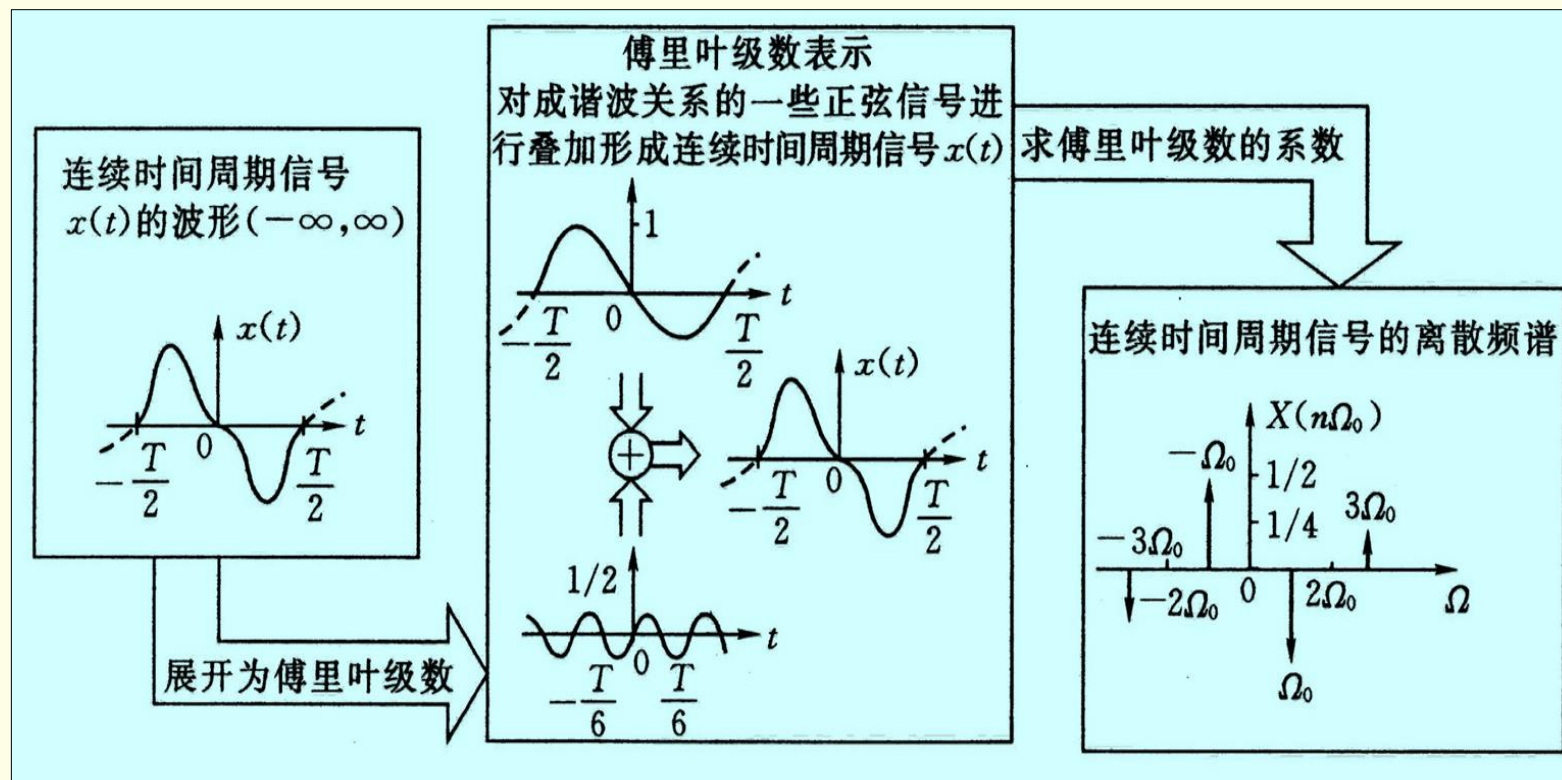
$$\int_{-T_0/2}^{T_0/2} |x(t)| dt < \infty$$

2、在一个周期内只有有限个不连续点，且这些点处的函数值必须是有限值；

3、在一个周期内只有有限个最大值和最小值。

上述条件中，条件1是充分条件但不是必要条件，且任一有界的周期信号都能满足这一条件；条件2、3是必要条件但不是充分条件。

## 傅里叶级数的波形分解



傅里叶级数的本质:

“任何周期信号都可以用一组成谐波关系的正弦信号的加权和来表示”

# 连续时间周期信号的频域分析

## ■ 频域分析的概念

由于任意波形的周期信号 $x(t)$ 都可以用反映信号频率特性的频谱 $X(n\Omega_0)$ 来描述, 而 $X(n\Omega_0)$ 是离散频率 $n\Omega_0$ 的复函数, 则 $x(t)$ 与 $X(n\Omega_0)$ 之间存在着——对应的关系, 即

$$x(t) \Leftrightarrow X(n\Omega_0) = |X(n\Omega_0)|e^{j\theta(n\Omega_0)}$$

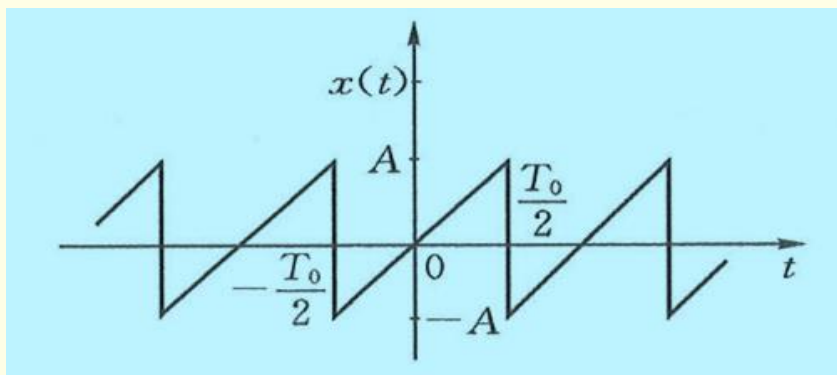
其中:  $|X(n\Omega_0)|$ 是幅频特性,  $\theta(n\Omega_0)$ 是相频特性

用频率函数来描述或表征任意周期信号的方法称为**周期信号的频域分析**。

## ■ 频域分析信号的频谱与时域波形的关系

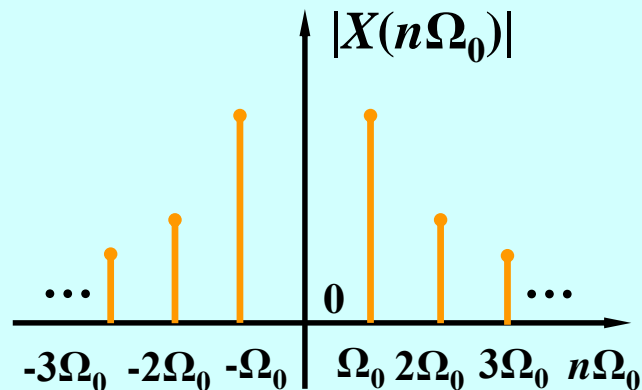
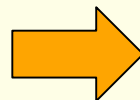
1. 频率的高低相当于波形变化的快慢, 即时域波形变化越慢, 则频谱中高频成分越少; 时域波形变化越剧烈, 则频谱中高频分量越多
2. 谐波幅度的大小反映了时域波形取值的大小
3. 相位的变化对应波形在时域出现的不同时刻

## ■ 连续时间周期信号频谱的特点

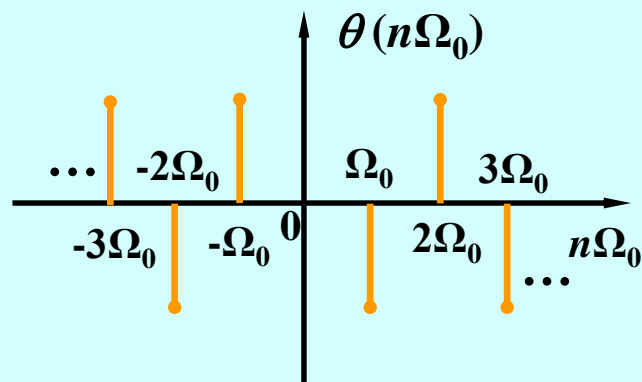


周期锯齿波信号

1. **离散性**: 频谱是由离散的非周期性谱线组成, 每根谱线代表一个谐波分量
2. **谐波性**: 频谱的谱线只在基波频率的整数倍处出现
3. **收敛性**: 频谱中各谱线的幅度随着谐波次数的增加而逐渐衰减



(a) 幅频特性



(b) 相频特性

频域分析的离散频谱



## 1.2 非周期连续时间信号的傅立叶变换 (FT)

(从傅里叶级数到傅里叶变换)

### 1.2.1 周期信号与非周期信号的关系

- 1、实际工程中的大量信号是非周期、能量有限；
- 2、在数学上，任何周期信号可以看作非周期信号的周期延拓而形成。而非周期信号可看成是周期信号的周期无穷大的极限情况

非周期信号和周期信号的关系

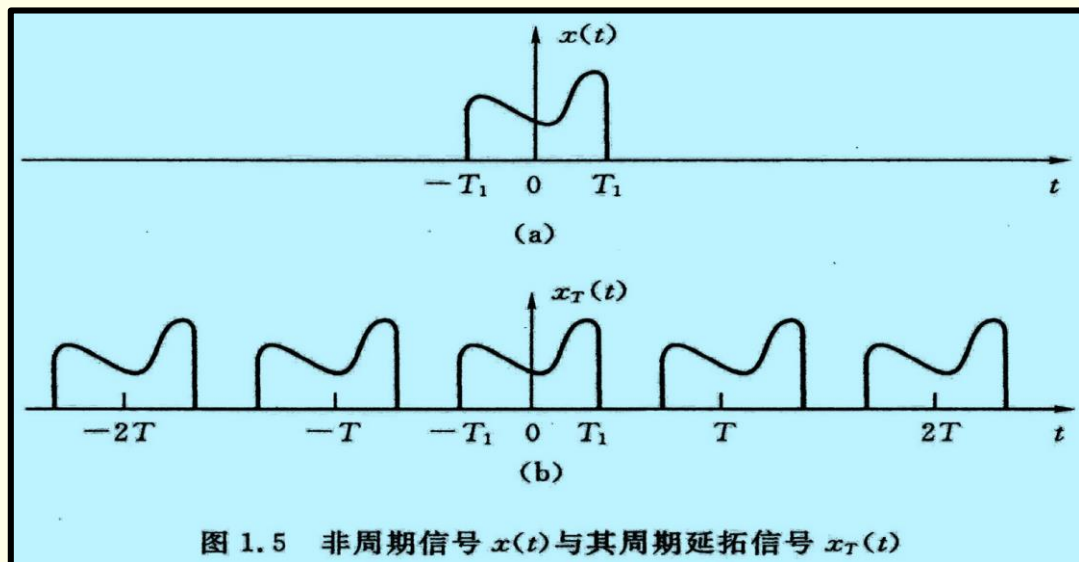
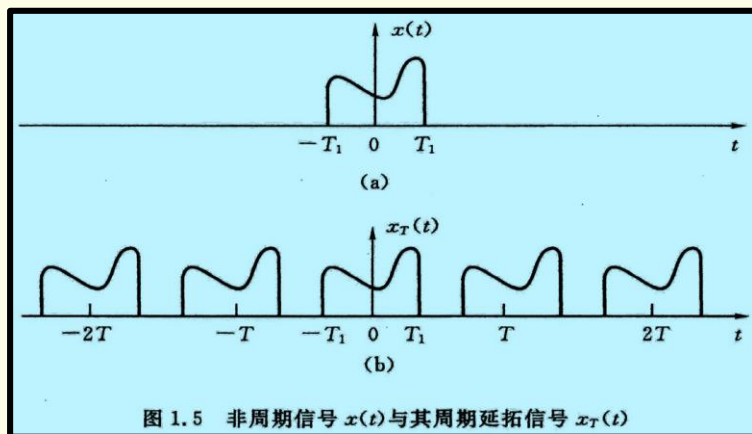


图 1.5 非周期信号  $x(t)$  与其周期延拓信号  $x_T(t)$

$$\begin{cases} x_T(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(t + nT) \\ x(t) = \lim_{T \rightarrow \infty} x_T(t) \end{cases}$$

## 1.2.2 从傅里叶级数FS到傅里叶变换FT



周期信号与非周期信号的关系：

$$x(t) = \lim_{T \rightarrow \infty} x_T(t)$$

$$X(n\Omega_0) = \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} x_T(t) e^{-jn\Omega_0 t} dt$$

周期信号  $x_T(t)$  展开成傅里叶级数，得

$$x_T(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} X(n\Omega_0) e^{jn\Omega_0 t}$$

把  $X(n\Omega_0)$  代入  $x_T(t)$ ，得

$$x_T(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} \left[ \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} x_T(t) e^{-jn\Omega_0 t} dt \right] e^{jn\Omega_0 t}$$

$$= \sum_{n=-\infty}^{\infty} \left[ \frac{\Omega_0}{2\pi} \int_{-T/2}^{T/2} x_T(t) e^{-jn\Omega_0 t} dt \right] e^{jn\Omega_0 t}$$

对该式两边  $T$  取极限，得（推导）

$$x(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \left[ \int_{-\infty}^{\infty} x(t) e^{-j\Omega t} dt \right] e^{j\Omega t} d\Omega$$

则上式方括号中的部分即为连续时间非周期信号的傅里叶变换

$$X(j\Omega) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t) e^{-j\Omega t} dt$$

### 1.2.3 连续时间非周期信号的傅里叶变换对

$$X(j\Omega) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t) e^{-j\Omega t} dt$$
$$x(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(j\Omega) e^{j\Omega t} d\Omega$$

以上的变换对可表示为

$$X(j\Omega) = F[x(t)], \quad x(t) = F^{-1}[X(j\Omega)]$$

或用符号记作  $x(t) \Leftrightarrow X(j\Omega)$

$X(j\Omega)$  是一个复函数，可写成如下形式

$$X(j\Omega) = \text{Re}[X(j\Omega)] + j \text{Im}[X(j\Omega)]$$

↑  
实部

↑  
虚部

$e^{j\Omega t} = \cos(\Omega t) + j\sin(\Omega t)$   
则  $x(t)$  是实函数时，得到

$$\text{Re}[X(j\Omega)] = \int_{-\infty}^{\infty} x(t) \cos(\Omega t) dt, \quad \text{Im}[X(j\Omega)] = \int_{-\infty}^{\infty} x(t) \sin(\Omega t) dt$$

把上式重写如下

$$\operatorname{Re}[X(j\Omega)] = \int_{-\infty}^{\infty} x(t) \cos(\Omega t) dt \quad \operatorname{Im}[X(j\Omega)] = \int_{-\infty}^{\infty} x(t) \sin(\Omega t) dt$$

可见,  $\operatorname{Re}[X(j\Omega)]$  为  $\Omega$  的偶函数,  $\operatorname{Im}[X(j\Omega)]$  为  $\Omega$  的奇函数, 有如下关系

$$\operatorname{Re}[X(j\Omega)] = \operatorname{Re}[X(-j\Omega)], \quad \operatorname{Im}[X(j\Omega)] = -\operatorname{Im}[X(-j\Omega)]$$
$$X^*(j\Omega) = X(-j\Omega)$$

也可以用幅度频谱和相位频谱表示  $X(j\Omega)$ , 即

$$X(j\Omega) = \underbrace{|X(j\Omega)|}_{\text{幅度频谱}} e^{j\underbrace{\theta(\Omega)}_{\text{相位频谱}}}$$

$$|X(j\Omega)|$$
$$= \sqrt{\operatorname{Re}^2 |X(j\Omega)| + \operatorname{Im}^2 |X(j\Omega)|}$$

$$\theta(\Omega) = \arctan^{-1} \frac{\operatorname{Im}[X(j\Omega)]}{\operatorname{Re}[X(j\Omega)]}$$

## 举例：非周期矩形脉冲信号的频谱分析（讨论）

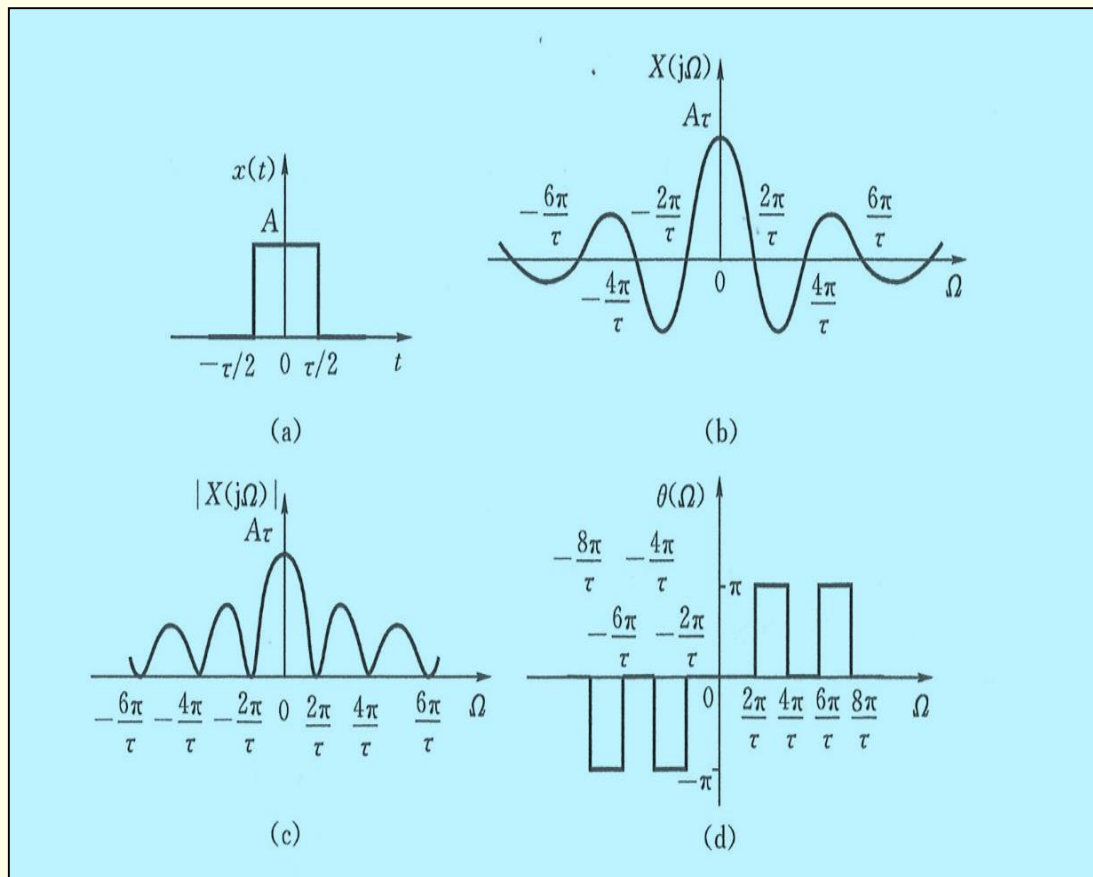
$$x(t) = \begin{cases} A, & -\frac{\tau}{2} \leq t < \frac{\tau}{2} \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

傅里叶变换为

$$X(j\Omega) = A\tau \frac{\sin\left(\frac{\Omega\tau}{2}\right)}{\left(\frac{\Omega\tau}{2}\right)}$$

注意：在 $X(j\Omega)$ 的表达式保留了相消的因子，这是为了突出 $\frac{\sin(x)}{x}$ 的形式；这种形式的函数在傅里叶分析和线性时不变系统的研究中经常出现，称为sinc函数。

## 非周期矩形信号的连续频谱



## 1.2.4 周期信号FS与非周期信号FT的区别

$$x(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} c_n e^{jn\Omega_0 t} = \sum_{n=-\infty}^{\infty} X(n\Omega_0) e^{jn\Omega_0 t}$$
$$c_n = \frac{1}{T_0} \int_{-T_0/2}^{T_0/2} x(t) e^{-jn\Omega_0 t} dt = X(n\Omega_0)$$

连续时间周期信号 $x(t)$ 的FS

↓  
时域函数 $x(t)$ 的周期性造成  
其频谱的离散性和谐波性

↓  
时域函数的连续性带来了其频域函数的非周期性

$$X(j\Omega) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t) e^{-j\Omega t} dt$$
$$x(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(j\Omega) e^{j\Omega t} d\Omega$$

连续时间非周期信号 $x(t)$ 的FT

↓  
时域函数 $x(t)$ 的非周期性造成  
其频谱不具有离散性和谐波性

以上讨论可以清楚地看到，傅立叶变换的基本概念就是通过无始无终的正弦（或指数）信号来表示信号。

# 1.3 连续时间傅立叶变换的性质

## 1.3.1 线性性质

若有  $x(t) \Leftrightarrow X(j\Omega)$   
 $y(t) \Leftrightarrow Y(j\Omega)$

则对任意常数 $a_1$ 和 $a_2$ , 有傅里叶变换对

$$a_1x(t) + a_2y(t) \Leftrightarrow a_1X(j\Omega) + a_2Y(j\Omega)$$

举例:

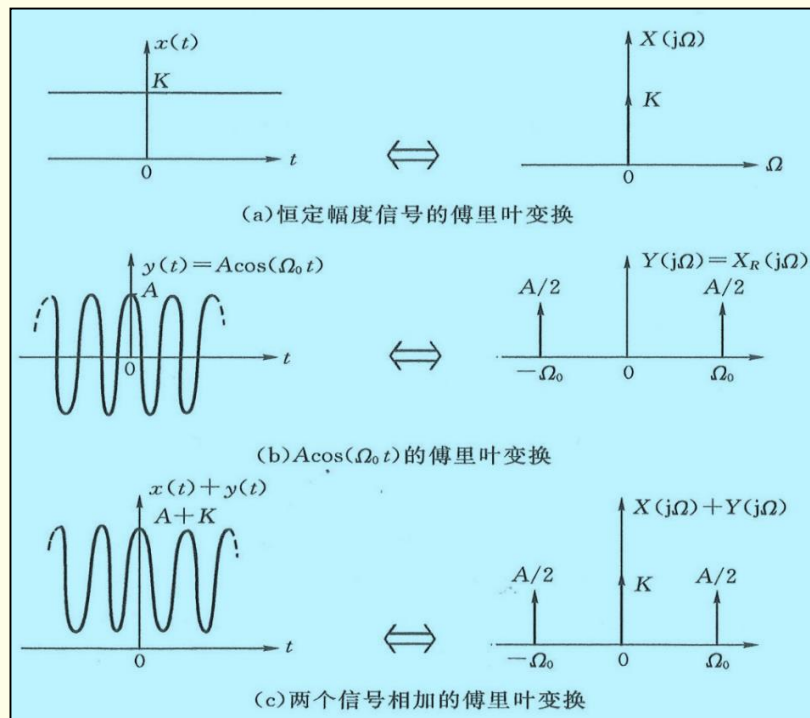
考虑 $x(t)$ 和 $y(t)$ 有如下傅里叶变换

$$x(t) = K \Leftrightarrow X(j\Omega) = K\delta(\Omega)$$

$$y(t) = A\cos(\Omega_0 t) \Leftrightarrow Y(j\Omega) = \frac{A}{2}\delta(\Omega - \Omega_0) + \frac{A}{2}\delta(\Omega + \Omega_0)$$

由线性性质, 得到

$$x(t) + y(t) = K + A\cos(\Omega_0 t) \Leftrightarrow X(j\Omega) + Y(j\Omega) = K\delta(\Omega) + \frac{A}{2}\delta(\Omega - \Omega_0) + \frac{A}{2}\delta(\Omega + \Omega_0)$$



## 1.3.2 对偶性（互易性）

比较傅里叶变换对

$$X(j\Omega) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t)e^{-j\Omega t} dt$$
$$x(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(j\Omega)e^{j\Omega t} d\Omega$$

它们虽然不完全相同，但二者在形式上相似，这一对称性可以导出傅里叶变换的对偶性。若 $x(t)$ 和 $X(j\Omega)$ 是一对傅里叶变换对，则有

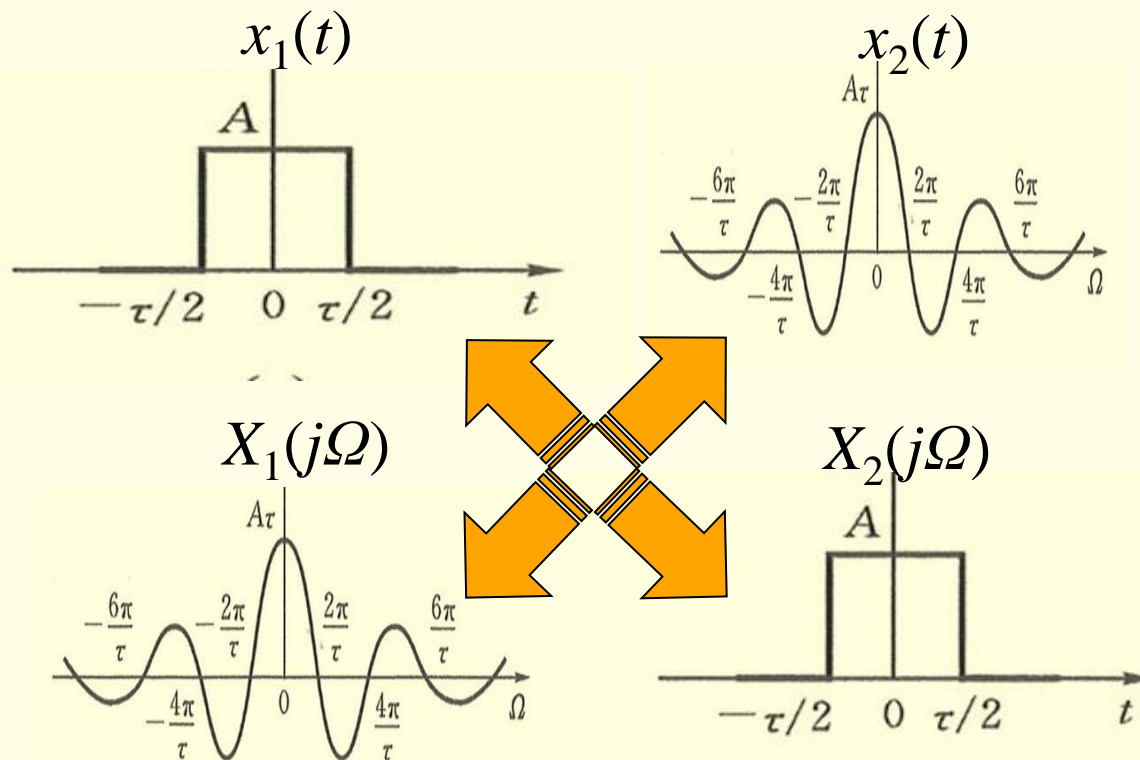
$$X(jt) \Leftrightarrow 2\pi x(-\Omega) \quad (\text{讨论})$$

**对偶性又称互易性：**若 $x(t)$ 的频谱是 $X(j\Omega)$ ，那么其波形与 $X(j\Omega)$ 相同的时域信号 $X(jt)$ 的频谱具有与时域信号 $x(t)$ 相同的形状 $X(-\Omega)$ 。



## 举例：矩形脉冲函数与sinc函数的对偶性

若 $x_1(t)$ 的频谱是 $X_1(j\Omega)$ ，那么在时域一定存在一个波形与 $X_1(j\Omega)$ 相同的时域信号 $x_2(t)$ ，其频谱形状 $X_2(j\Omega)$ 与时域波形 $x_1(t)$ 相似。



对偶性是一个很有意义的关系，在这种情况下，傅里叶变换对都是由形式为sinc函数和一个矩形脉冲函数组成，它们各自出现在时域和频域中。

### 1.3.3 时间尺度变化

若 $x(t)$ 的傅里叶变换是 $X(j\Omega)$ , 则 $x(kt)$ 的傅里叶变换为

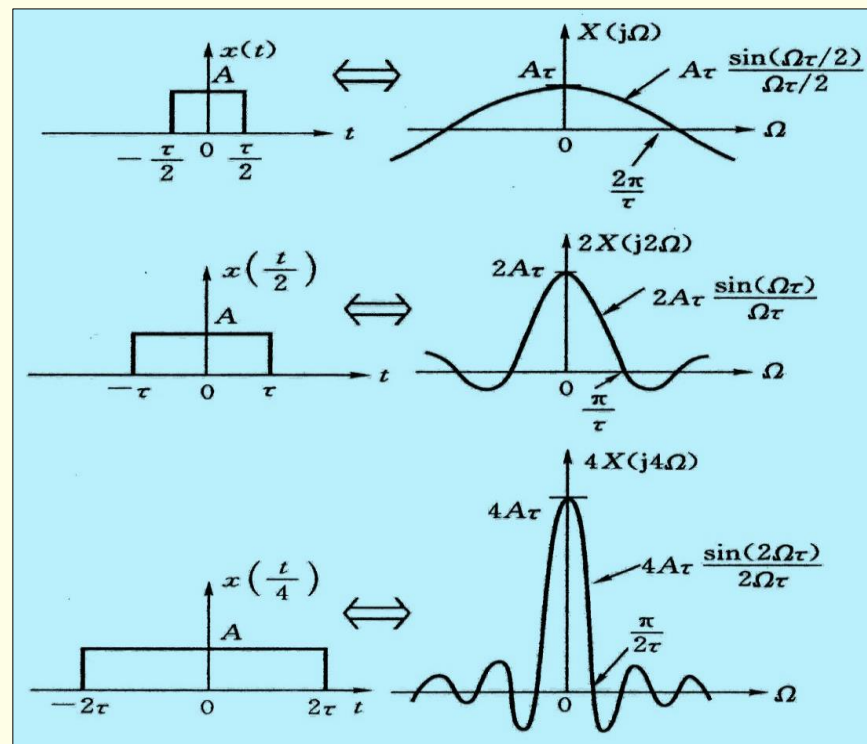
$$\int_{-\infty}^{\infty} x(kt) e^{-j\Omega t} dt = \int_{-\infty}^{\infty} x(t') e^{-j\Omega \frac{t'}{k}} d\frac{t'}{k} = \frac{1}{|k|} X\left(j\frac{\Omega}{k}\right)$$

式中 $t' = kt$ ,  $k$ 是非零实常数

$$x(kt) \Leftrightarrow \frac{1}{|k|} X\left(j\frac{\Omega}{k}\right)$$

信号时域尺度的扩展导致其频域尺度的压缩和幅度的增大

举例：以矩形脉冲函数为例



### 1.3.4 频率尺度变化

若 $X(j\Omega)$ 的傅里叶反变换是 $x(t)$ ，则 $X(jk\Omega)$ 的傅里叶反变换为

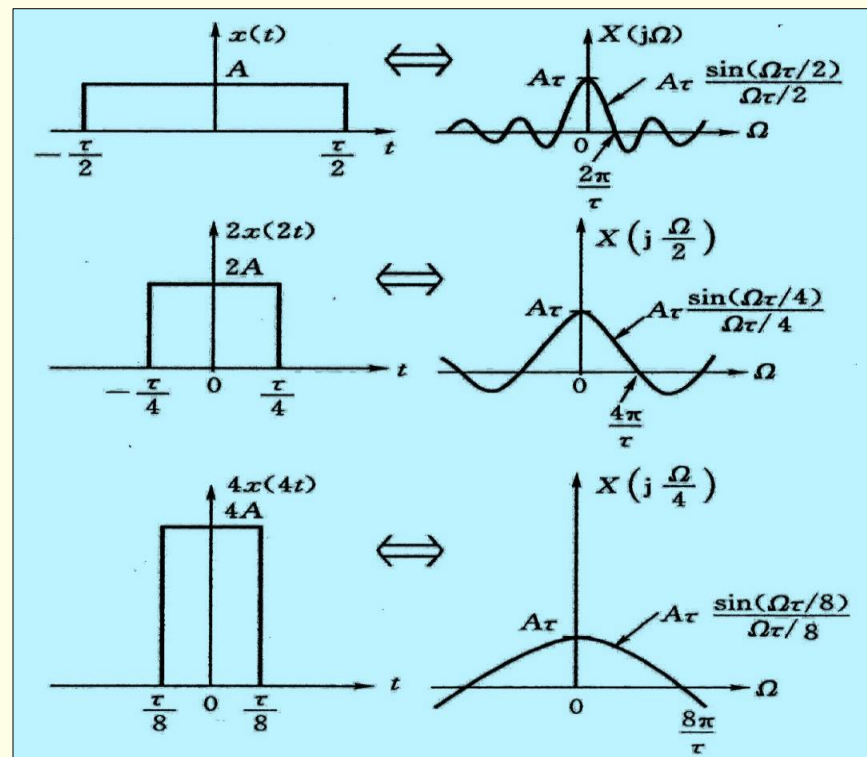
$$\frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(jk\Omega) e^{j\Omega t} d\Omega = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(j\Omega') e^{j\frac{\Omega'}{k}t} d\frac{\Omega'}{k} = \frac{1}{|k|} x\left(\frac{t}{k}\right)$$

式中 $\Omega' = k\Omega$ ， $k$ 是非零实常数

$$X(jk\Omega) \xLeftrightarrow{F^{-1}} \frac{1}{|k|} x\left(\frac{t}{k}\right)$$

信号频率尺度的扩展导致其时间尺度的压缩和幅度的增大

举例：以矩形脉冲函数为例



### 1.3.5 时间移位

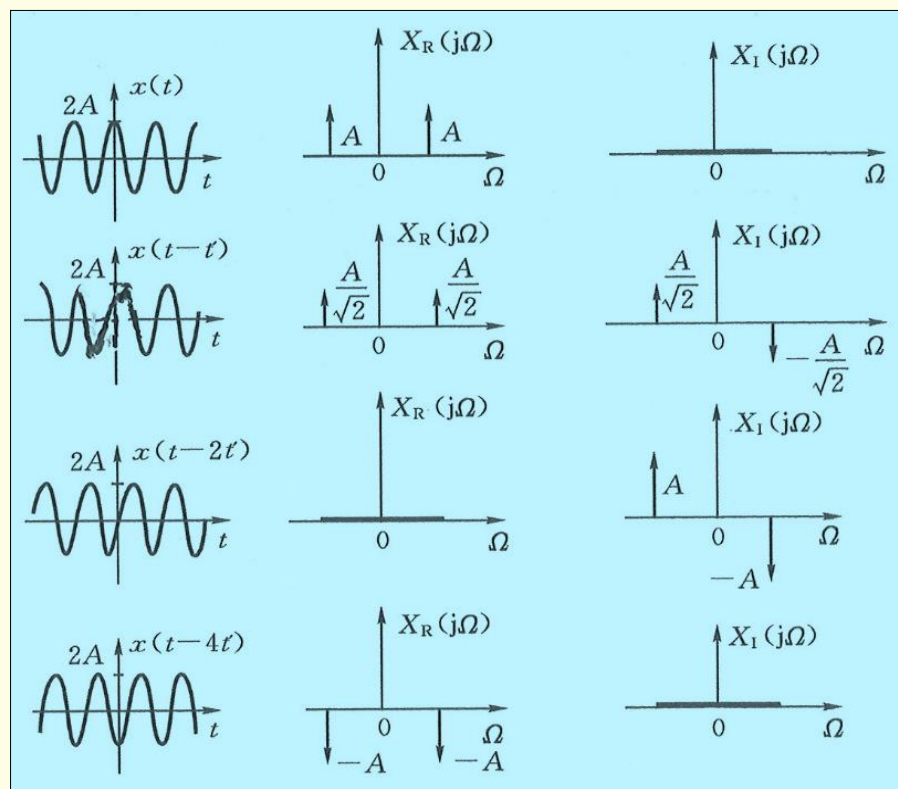
若 $x(t)$  的自变量 $t$ 移位一个常量 $t_0$ 的 $u=t-t_0$ , 则 $x(u)$ 的傅里叶变换为

$$x(t - t_0) \Leftrightarrow e^{-j\Omega t_0} X[j\Omega] \quad (\text{频域线性相移})$$

对式  $\int_{-\infty}^{\infty} x(t) e^{-j\Omega t} dt$

进行变量替换  $u=t-t_0$ , 有

$$\begin{aligned} & \int_{-\infty}^{\infty} x(t - t_0) e^{-j\Omega t} dt \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} x(u) e^{-j\Omega(u+t_0)} du \\ &= e^{-j\Omega t_0} \int_{-\infty}^{\infty} x(u) e^{-j\Omega u} du \\ &= e^{-j\Omega t_0} X(j\Omega) \end{aligned}$$



(在频域中产生一个线性相移)

### 1.3.6 频率移位

若 $X(j\Omega)$ 的自变量 $\Omega$ 移位一个常量 $\Omega_0$ , 则对应的傅里叶反变换为

$$x(t)e^{j\Omega_0 t} \Leftrightarrow X[j(\Omega - \Omega_0)] \quad (\text{调制特性})$$

对式  $\frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(j\Omega) e^{j\Omega t} d\Omega$

进行变量替换 $\nu = \Omega - \Omega_0$ , 有

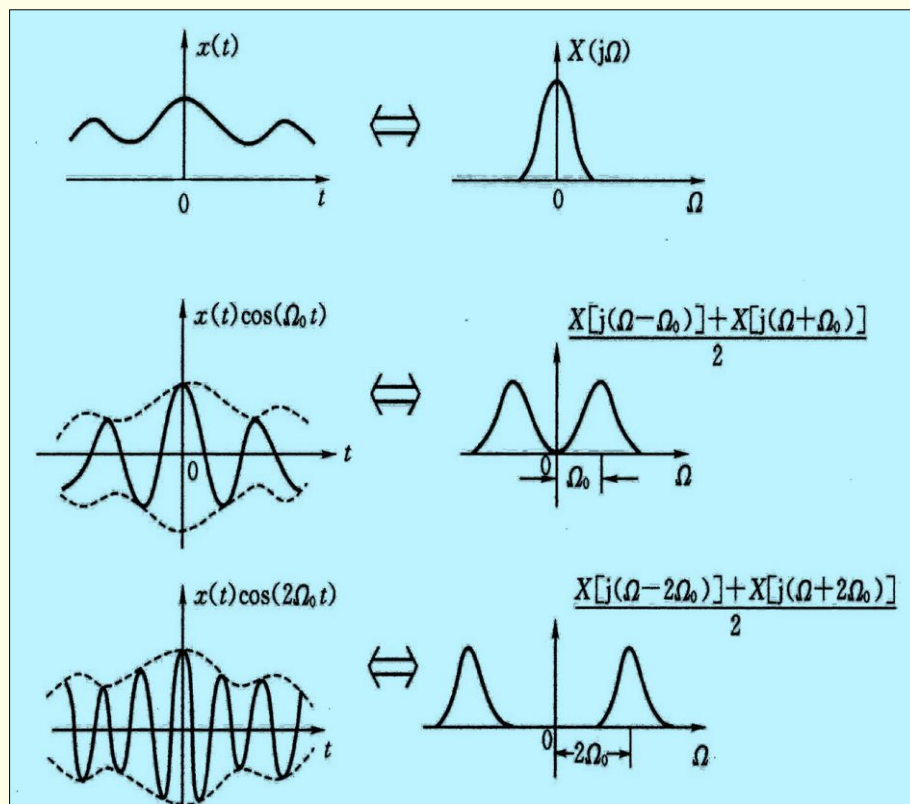
$$\frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X[j(\Omega - \Omega_0)] e^{j\Omega t} d\Omega$$

$$= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(j\nu) e^{j(\nu + \Omega_0)t} d\nu$$

$$= e^{j\Omega_0 t} \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(j\nu) e^{j\nu t} d\nu$$

$$= e^{j\Omega_0 t} x(t)$$

(时域信号与一个余弦函数相乘带来频率的位移 $\Omega_0$ )



### 1.3.7 微分特性

若有  $x(t) \Leftrightarrow X(j\Omega)$ , 则

时域微分特性:  $\frac{dx(t)}{dt} \Leftrightarrow j\Omega X(j\Omega), \quad \frac{d^n x(t)}{dt^n} \Leftrightarrow (j\Omega)^n X(j\Omega)$

频域微分特性:  $-jtx(t) \Leftrightarrow \frac{dX(j\Omega)}{d\Omega}, \quad (-jt)^n x(t) \Leftrightarrow \frac{d^n X(j\Omega)}{d\Omega^n}$

### 1.3.8 积分特性

若有  $x(t) \Leftrightarrow X(j\Omega)$ , 则

$x^{(-1)}(t)$ 表示 $x(t)$ 的一次积分

时域积分特性:  $x^{(-1)}(t) = \int_{-\infty}^t x(\tau) d\tau \Leftrightarrow \pi X(0)\delta(\Omega) + \frac{1}{j\Omega} X(j\Omega)$

频域积分特性:  $\pi x(0)\delta(t) - \frac{1}{jt} x(t) \Leftrightarrow X^{(-1)}(j\Omega) = \int_{-\infty}^{\Omega} x(j\eta) d\eta$



# 1.4 连续信号的卷积与相关

## 1.4.1 卷积的定义

$$y(t) = x(t) * h(t)$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau)h(t - \tau)d\tau$$

两个函数可以互为反转和移位操作的函数，即

$$y(t) = h(t) * x(t)$$

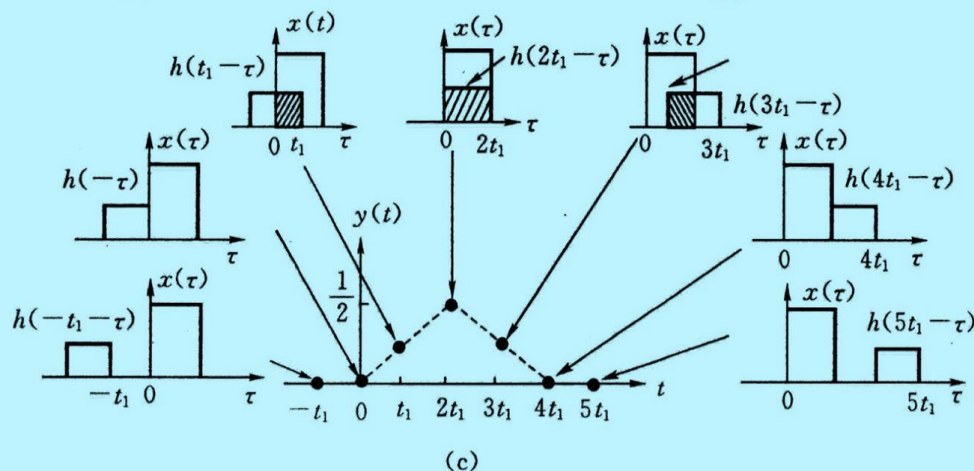
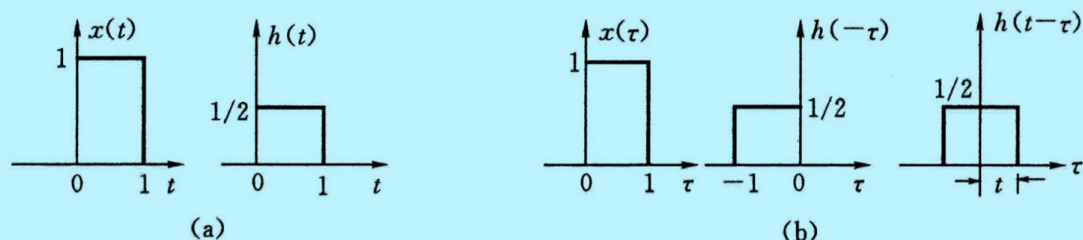
$$= \int_{-\infty}^{\infty} h(\tau)x(t - \tau)d\tau$$

卷积是一种加权求和，它不仅包含当前时间的响应，还包含之前的响应（举例）

举例：两个矩形窗信号卷积（下图）

上述卷积的过程总结如下：

- (1) 反转：把  $h(\tau)$  相对纵轴做镜像对称，得到  $h(-\tau)$ ；
- (2) 移位：把  $h(-\tau)$  移动一个  $t$  值；
- (3) 相乘：将移位后的函数  $h(t-\tau)$  乘以  $x(\tau)$ ；
- (4) 积分： $h(t-\tau)$  和  $x(\tau)$  乘积曲线下的面积即为  $t$  时刻的卷积值。



## 卷积的性质

■ 交换律  $x_1(t) * x_2(t) = x_2(t) * x_1(t)$

■ 结合律  $[x_1(t) * x_2(t)] * x_3(t) = x_1(t) * [x_2(t) * x_3(t)]$

■ 分配率

$$x_1(t) * [x_2(t) + x_3(t)] = x_1(t) * x_2(t) + x_1(t) * x_3(t)$$

■ 微积分性质

若 $x^{(1)}(t)$ 、 $x^{(-1)}(t)$ 分别表示信号 $x(t)$ 的一阶导数和一次积分，且有

$$y(t) = x_1(t) * x_2(t)$$

则有  $y^{(1)}(t) = x_1^{(1)}(t) * x_2(t) = x_1(t) * x_2^{(1)}(t)$

$$y^{(-1)}(t) = x_1^{(-1)}(t) * x_2(t) = x_1(t) * x_2^{(-1)}(t)$$

推广为一般形式

$$y^{(i+j)}(t) = x_1^{(i)}(t) * x_2^{(j)}(t)$$



## 1.4.2 时域卷积定理

卷积公式与其傅立叶变换的关系称为卷积定理，即

$$\int_{-\infty}^{\infty} x(\tau)h(t - \tau)d\tau = x(t) * h(t) = H(j\Omega)X(j\Omega)$$

上式表明，时域中的卷积对应于频域的相乘。

**推导：**令  $y(t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau)h(t - \tau)d\tau$ ，对该式两边进行傅立叶变换，得到

$$\int_{-\infty}^{\infty} y(t) e^{-j\Omega t} dt = \int_{-\infty}^{\infty} \left[ \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau)h(t - \tau)d\tau \right] e^{-j\Omega t} dt$$

交换上式等号右边的积分顺序，得到

$$Y(j\Omega) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau) \left[ \int_{-\infty}^{\infty} h(t - \tau)e^{-j\Omega t} dt \right] d\tau$$

将上式重写如下

$$Y(j\Omega) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau) \left[ \int_{-\infty}^{\infty} \underline{h(t - \tau)} e^{-j\Omega t} dt \right] d\tau$$

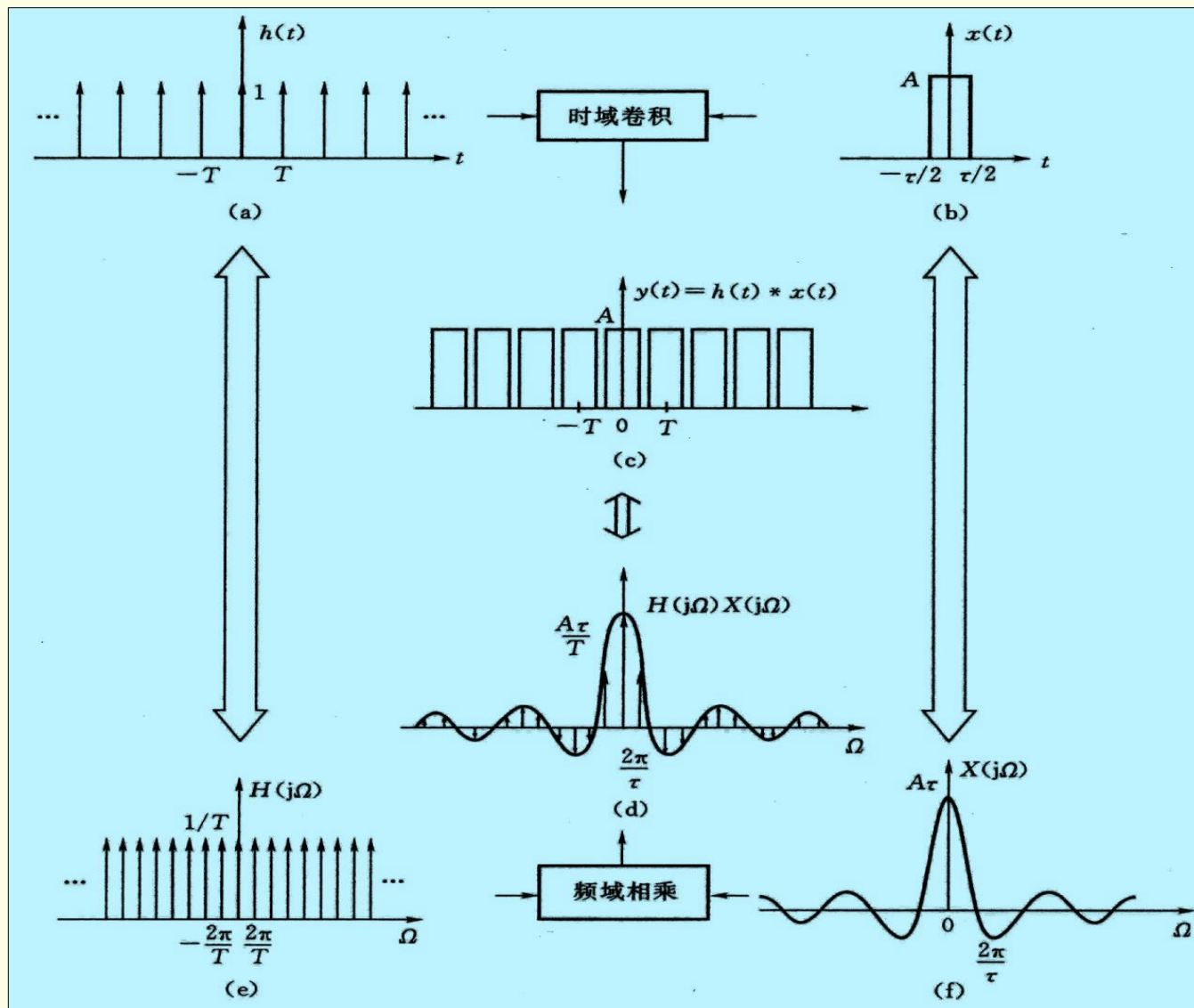
令  $\alpha = t - \tau$ , 上式方括号中的积分项变为

$$\int_{-\infty}^{\infty} h(\alpha) e^{-j\Omega(\alpha + \tau)} d\alpha = e^{-j\Omega(\tau)} \int_{-\infty}^{\infty} h(\alpha) e^{-j\Omega(\alpha)} d\alpha = e^{-j\Omega(\tau)} H(j\Omega)$$

于是得到

$$Y(j\Omega) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau) e^{-j\Omega(\tau)} H(j\Omega) d\tau = H(j\Omega) X(j\Omega)$$

以上证明了时域中的卷积对应于频域傅立叶变换的乘积

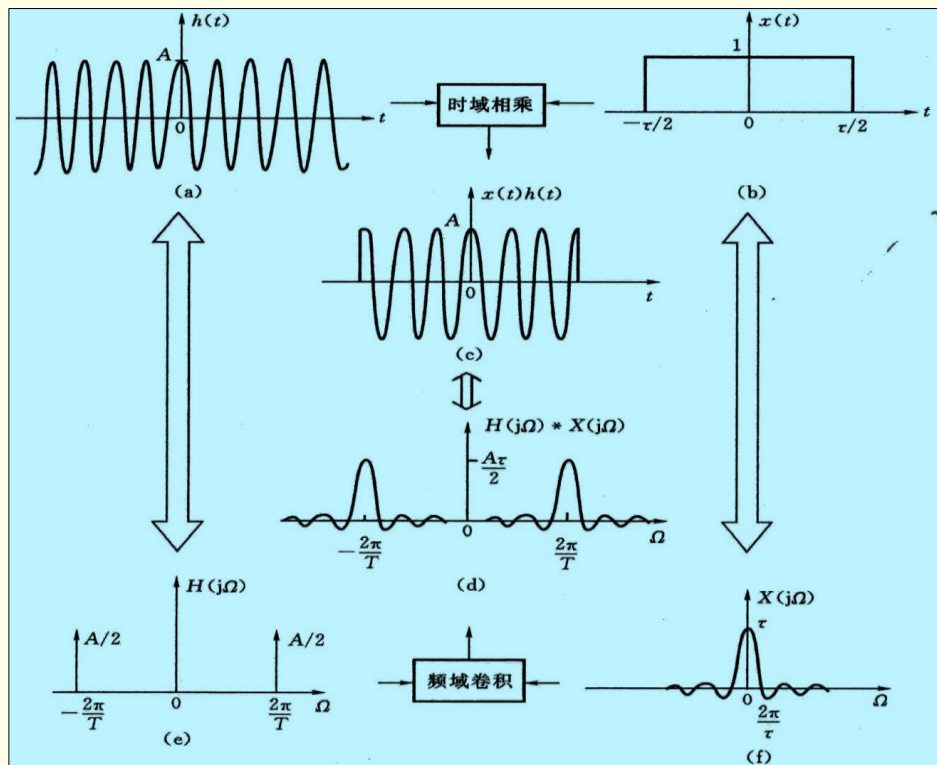


时域卷积定理的图解说明

### 1.4.3 频域卷积定理

$$h(t)x(t) \Leftrightarrow \frac{1}{2\pi} H(j\Omega) * X(j\Omega)$$

与时域卷积定理  $h(t) * x(t) \Leftrightarrow H(j\Omega)X(j\Omega)$  比较，可看出二者存在对偶关系



频域卷积定理的图解说明 (讨论)

## 1.4.4 函数的相关

### ■ 定义

若 $x(t)$ 、 $h(t)$ 是能量有限的信号，则相关积分定义为

$$y(t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau)h(t + \tau) d\tau$$

### ■ 说明

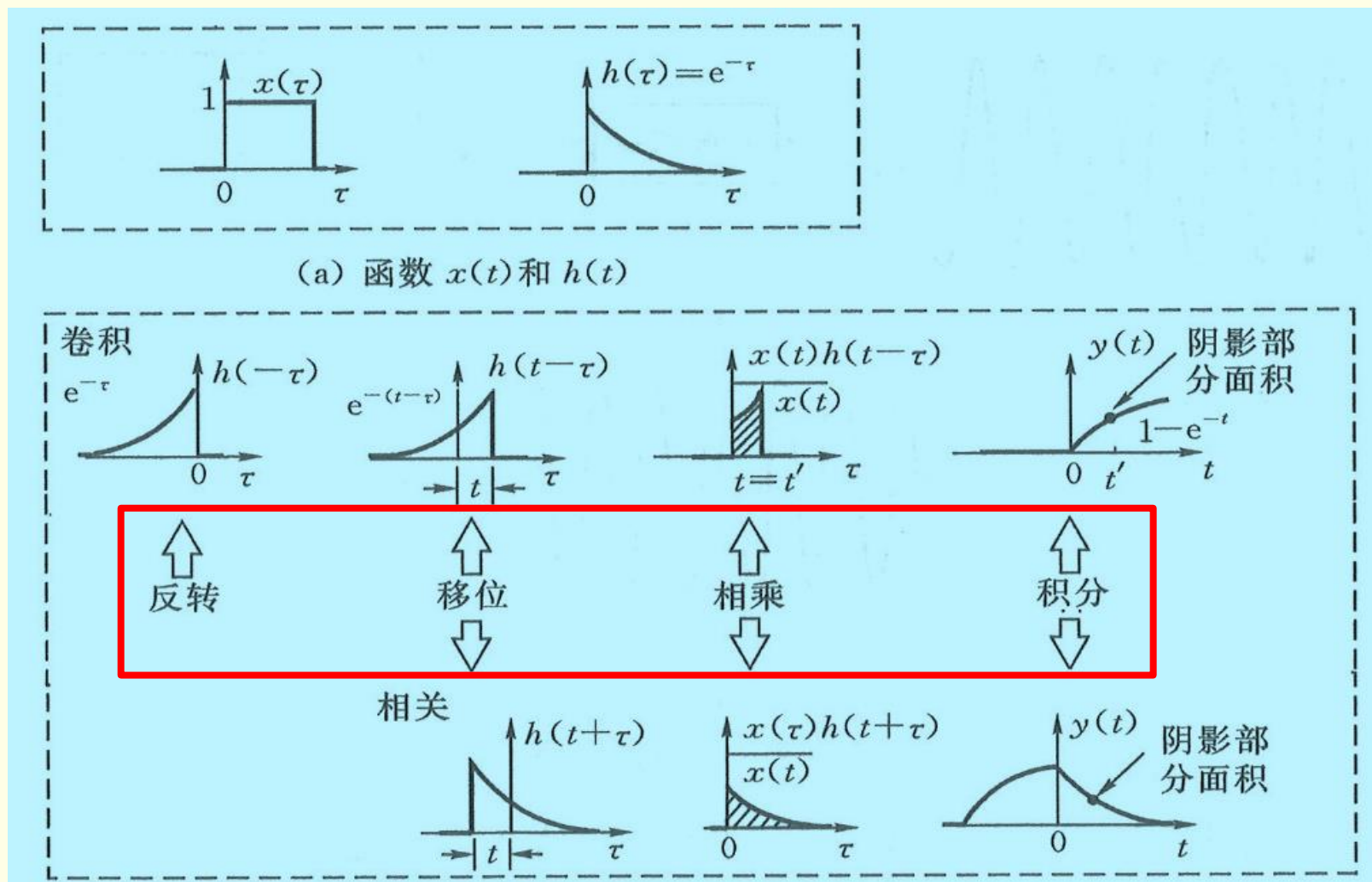
- 1、相关函数是两个信号之间时移  $\tau$  的函数
- 2、若 $x(t)$ 和 $h(t)$ 不是同一信号，则  $y(t)$ 为**互相关函数**
- 3、若 $x(t)$ 和 $h(t)$ 是同一信号，即  $x(t)=h(t)$ ，则  $y(t)$ 为**自相关函数**，且

$$y(t) = R_{xx}(\tau) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t)x^*(t - \tau)dt = \int_{-\infty}^{\infty} x^*(t)x(t + \tau)dt$$

则实信号  $x(t)$  的自相关函数是时移  $\tau$  的偶函数，即

$$R_{xx}(\tau) = R_{xx}(-\tau)$$

# 举例：计算两个连续时间实信号的卷积和相关的比较



## 1.4.5 相关定理

### ■ 相关积分的傅立叶变换对 (推导)

$$\int_{-\infty}^{\infty} x(\tau)h(t + \tau) d\tau \Leftrightarrow H(j\Omega)X^*(j\Omega)$$

若 $x(t)$ 是实偶函数, 那么 $X(j\Omega)$ 是实函数, 有 $X(j\Omega) = X^*(j\Omega)$ ,  
在这个条件下, 相关积分的傅立叶变换是 $H(j\Omega)X(j\Omega)$ , 与卷积积分的傅立叶变换相同, 即相关定理和卷积定理完全相同

$$h(t) * x(t) \Leftrightarrow H(j\Omega)X(j\Omega)$$

## ■ 卷积积分与相关积分的区别

1、卷积计算是无序的，即 $h(t) * x(t) = x(t) * h(t)$ ；而相关积分是有序的，即

$$\int_{-\infty}^{\infty} x(\tau)h(t + \tau) d\tau \neq \int_{-\infty}^{\infty} h(\tau)x(t + \tau) d\tau$$

2、对于同一个时间位移值  $\tau$ ，卷积积分和相关积分中的移位函数的移动方向是相反的

2、物理意义：卷积通常用来分析信号通过线性系统后输出的变化，而相关往往是用来分析或检测信号相似性的方法



## 1.5 连续时间信号的采样—离散时间傅里叶变换 (DTFT)

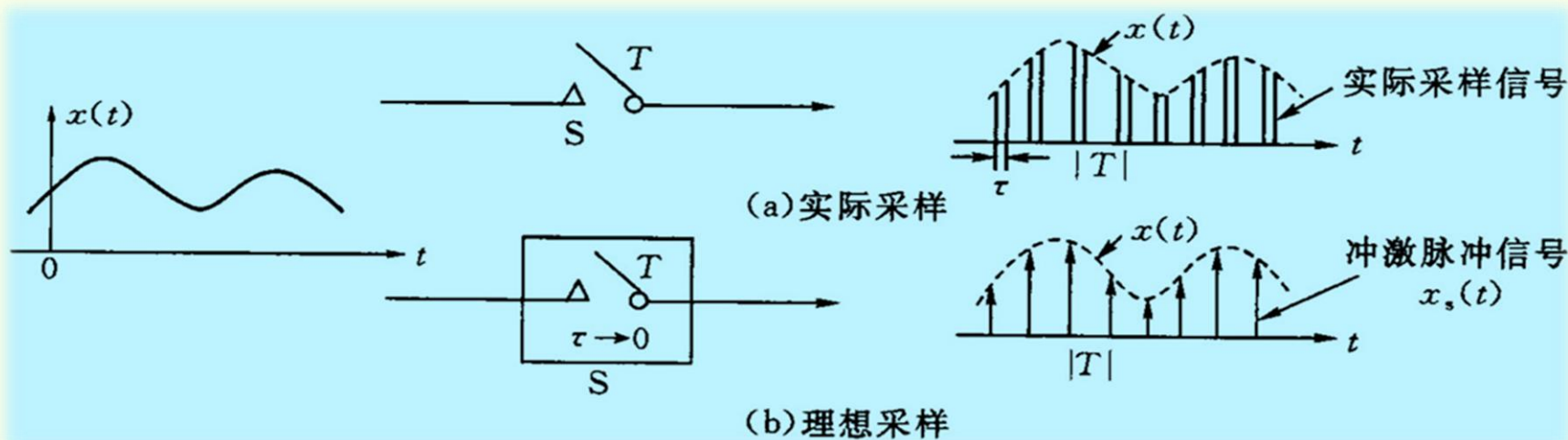
- 原信号与采样信号之间的关系
- 采样前后信号频谱的变化
- 从采样信号中不失真地恢复原始信号的条件 (时域采样定理)

## 1.5.1 采样过程

### ■ 信号采样原理

采样器就是一个开关，输入信号接入开关的一端，每隔 $T$ 秒接通（接通时间为 $\tau$ ）和断开，实现对输入信号的采样。

实际采样和理想采样的过程如下图所示



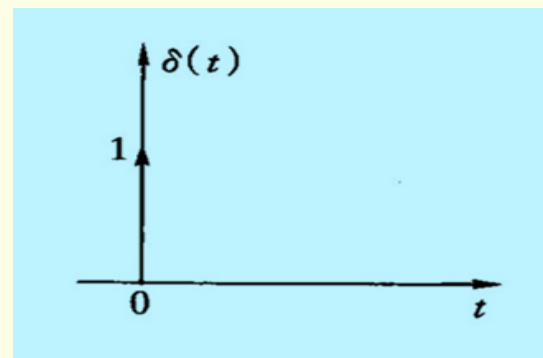
### ■ 采样信号

$$x_a(t)|_{t=nT} = \{x(nT)\} = \{\dots, x(-T), x(0), x(T), x(2T), \dots\}$$

式中  $-\infty < n < \infty$  取整数。 $x(nT)$ 是一个有序的数字序列，该离散序列就是时域信号 $x(t)$ 的采样信号。

## 1.5.2 采样函数

$$\delta(t) = \begin{cases} 1, & t = 0 \\ 0, & t \neq 0 \end{cases} \longrightarrow$$



冲激强度为 1

单位冲激函数

$$\int_{-\infty}^{\infty} \delta(t) dt = 1$$

单位冲激函数 $\delta(t)$ 与 $x(t)$ 相乘时，只有在 $t = 0$ 时， $x(t)$ 存在，即

$$\int_{-\infty}^{\infty} x(t) \delta(t) dt = x(0) \int_{-\infty}^{\infty} \delta(t) dt = x(0)$$

## 单位冲激函数 $\delta(t)$ 的筛选性质

$$\delta(t - t_0) = \begin{cases} 1, & t = t_0 \\ 0, & t \neq t_0 \end{cases}$$

其冲激强度仍是1, 即

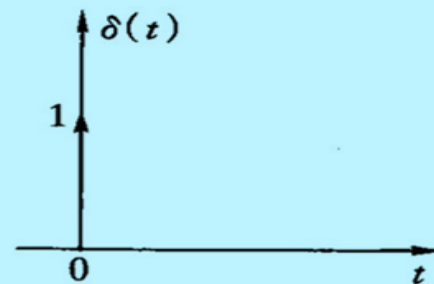
$$\int_{-\infty}^{\infty} \delta(t - t_0) dt = 1$$

$t_0$ 是任意实数, 筛选函数选取 $t = t_0$ 时, 信号 $x(t)$ 的值为

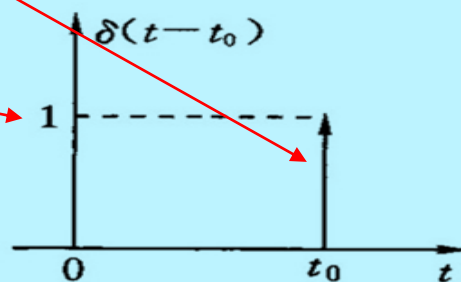
$$\int_{-\infty}^{\infty} x(t) \delta(t - t_0) dt = x(t_0)$$

令上式 $t_0 = nT$  ( $-\infty < n < \infty$ ), 得到一组周期冲激串, 将其定义为理想采样脉冲函数 $p(t)$

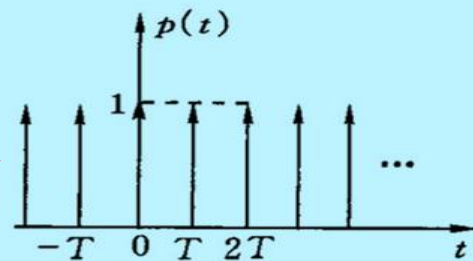
$$p(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} \delta(t - nT)$$



(a)



(b)



(c)

## ■ 采样在数学上等效为下列运算

理想采样脉冲 $p(t)$ 的连续时间信号 $x(t)$ 相乘

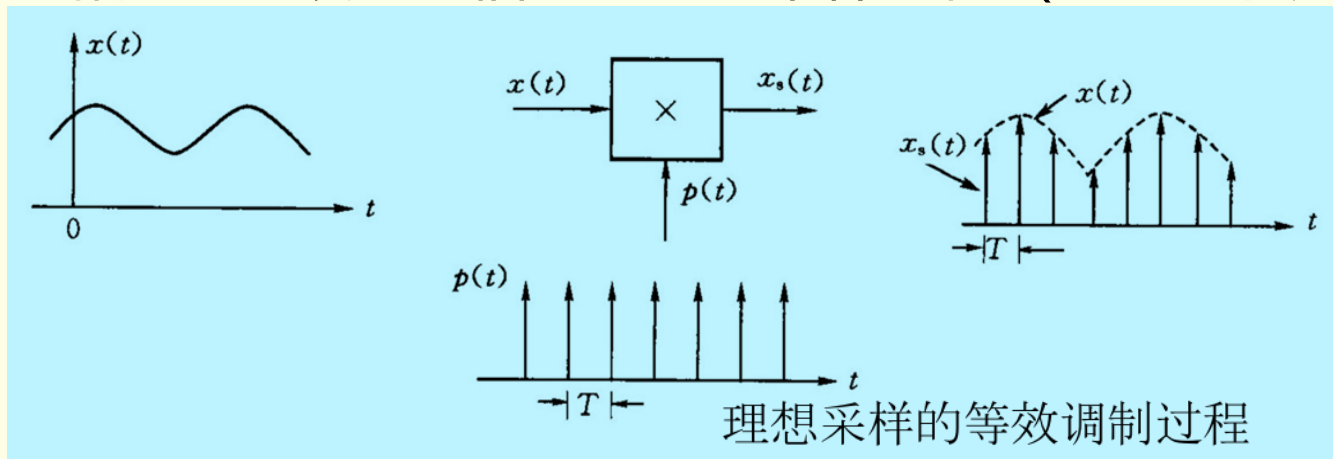
乘积关系在推导采样前后信号的谱关系很有用

$$x_s(t) = x(t)p(t) = x(t) \sum_{n=-\infty}^{\infty} \delta(t - nT)$$

由冲激信号的筛选性质，上式又可表示为

$$x_s(t) = x(t)p(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT)\delta(t - nT)$$

## ■ 以采样间隔 $T$ 对连续时间信号的理想采样过程（也可看着是一种调制）



## 1.5.4 采样信号的频域表示—离散时间傅立叶变换 (DTFT)

非周期信号 $x(t)$ 的FT

$$\begin{aligned} X(j\Omega) &= \int_{-\infty}^{\infty} x(t)e^{-j\Omega t} dt \\ x(t) &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(j\Omega)e^{j\Omega t} d\Omega \end{aligned}$$

对任何能量有限信号，其的傅里叶变换总是存在。因此采样信号的FT为

$$X_s(j\Omega) = \int_{-\infty}^{\infty} x_s(t)e^{-j\Omega t} dt$$

$$x_s(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT)\delta(t - nT)$$

$$X_s(j\Omega) = \int_{-\infty}^{\infty} \left[ \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT)\delta(t - nT) \right] e^{-j\Omega t} dt$$

将上式重写如下

$$X_s(j\Omega) = \int_{-\infty}^{\infty} \left[ \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT)\delta(t - nT) \right] e^{-j\Omega t} dt$$

交换积分号和求和号的位置，并根据  $\delta$  函数的筛选性质有

$$\int_{-\infty}^{\infty} x(nT)\delta(t - nT) dt = 1$$

当  $t = nT$  时，得到

$$X_s(j\Omega) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT)e^{-j\Omega nT}$$

上式定义为采样信号  $x_s(t)$  的离散时间傅里叶变换（DTFT）

注意：由于  $e^{j(\Omega T)n} = e^{j(\Omega T + 2\pi)n}$ ， $\Omega T$  只能在  $[-\pi, \pi]$  内取值，因此采样信号频谱  $X_s(j\Omega)$  的周期为  $[-\frac{\pi}{T}, \frac{\pi}{T}]$ 。

将采样信号的频谱表达式 (DTFT) 重写如下

$$X_s(j\Omega) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT)e^{-j\Omega nT}$$

上式傅立叶变换的系数 $x(nT)$ 由下列积分计算

$$x(nT) = \frac{T}{2\pi} \int_{-\frac{\pi}{T}}^{\frac{\pi}{T}} X_s(j\Omega)e^{j\Omega nT} d\Omega$$

上式定义为采样信号 $x_s(t)$ 的离散时间傅立叶反变换 (IDTFT) 。

该式把 $x_s(t)$ 的样本 $x(nT)$ 表示成无限个复正弦 $\frac{1}{2\pi} e^{j\Omega nT}$  在频率 $(-\frac{\pi}{T}, \frac{\pi}{T})$  区间的叠加, 每个复正弦分量的大小由 $X_s(j\Omega)$ 确定。



## 1.6 用信号的样本表示连续时间信号—采样定理

采样函数与连续时间信号相乘 (采样过程)

$$x_s(t) = x(t)p(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT)\delta(t - nT)$$

采样信号表达式确定了连续时间信号与其采样信号的时域关系， $x_s(t)$ 和 $x(t)$ 二者都有各自的傅立叶变换表示，它们的频谱也一定存在着某种对应关系。

连续时间信号  $x(t)$  的傅立叶反变换：

$$x(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(j\Omega) e^{j\Omega t} d\Omega$$

采样信号  $x_s(t)$  的傅立叶变换的系数：

$$x(nT) = \frac{T}{2\pi} \int_{-\frac{\pi}{T}}^{\frac{\pi}{T}} X_s(j\Omega) e^{j\Omega nT} d\Omega$$

为分析 $X(j\Omega)$ 和 $X_s(j\Omega)$ 的对应关系，将 $t = nT$ 代入 $x(t)$ 表达式中，得到

$$t = nT$$

$$x(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(j\Omega) e^{j\Omega t} d\Omega$$

得到

$$x(nT) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(j\Omega) e^{j\Omega nT} d\Omega$$

把上式表示为无限多积分之和，每个积分的区间宽度为 $\frac{2\pi}{T}$ ，中心为 $\frac{2\pi r}{T}$ ， $r$ 为整数，即

$$x(nT) = \frac{1}{2\pi} \int_{\frac{(2r-1)\pi}{T}}^{\frac{(2r+1)\pi}{T}} X(j\Omega) e^{j\Omega nT} d\Omega$$

(推导)

$$x(nT) = \frac{1}{2\pi} \int_{\frac{(2r-1)\pi}{T}}^{\frac{(2r+1)\pi}{T}} X(j\Omega) e^{j\Omega nT} d\Omega$$

对上式进行变量替换  $\nu = \Omega + 2\pi r/T$  和  $d\Omega = d\nu$ , 并交换积分与求和的次序, 得到

$$x(nT) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\frac{\pi}{T}}^{\frac{\pi}{T}} \left[ \sum_{r=-\infty}^{\infty} X\left(j\Omega - j\frac{2\pi r}{T}\right) \right] e^{j\Omega nT} d\Omega$$

上式与采样信号的傅里叶变换表示  $x(nT) = \frac{T}{2\pi} \int_{-\frac{\pi}{T}}^{\frac{\pi}{T}} X_s(j\Omega) e^{j\Omega nT} d\Omega$  形式相同, 得到用  $X(j\Omega)$  表示  $X_s(j\Omega)$  的关系式

$$X_s(j\Omega) = \frac{1}{T} \sum_{r=-\infty}^{\infty} X\left(j\Omega - j\frac{2\pi r}{T}\right)$$

或

$$X_s(j\Omega) = \frac{1}{T} \sum_{r=-\infty}^{\infty} X[j(\Omega - r\Omega_s)]$$

## ■ 分析 (讨论)

$$X_s(j\Omega) = \frac{1}{T} \sum_{r=-\infty}^{\infty} X[j(\Omega - r\Omega_s)]$$

1、上式说明了 $X(j\Omega)$ 与 $X_s(j\Omega)$ 关系，该式恰好即为周期延拓的定义式，其周期为 $\Omega_s$

$$\frac{2\pi}{T} = \Omega_s$$

2、 $X_s(j\Omega)$ 的频谱是周期函数，周期为 $\Omega_s$ ；也就是说采样信号 $x_s(t)$ 的频谱是原连续时间信号 $x(t)$ 的频谱以采样频率 $\Omega_s$ 为周期进行无限周期延拓的结果，其频谱幅度变为原来的 $1/T$ 。

## 改变采样周期 $T$ 究竟会带来采样信号频谱的什么变化?

假设：

1、 $X(j\Omega)$ 是实函数，相位恒为零，即 $X(j\Omega)=|X(j\Omega)|$

2、假定信号的非零的最高频率为 $\Omega_0$

当 $T$ 过大时，即 $\Omega_s - \Omega_0 < \Omega_0$ ，此时出现频谱“混叠”现象

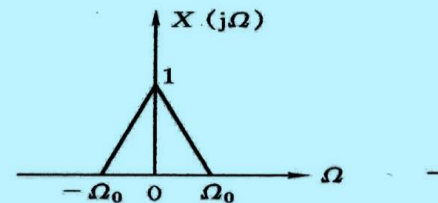
当 $T$ 取得足够小，即 $\Omega_s - \Omega_0 > \Omega_0$ ，此时没有频谱“混叠”现象

因此，只有在 $\Omega_s > 2\Omega_0$ 的条件下，采样信号的频谱不会出现原模拟信号频谱的混叠。

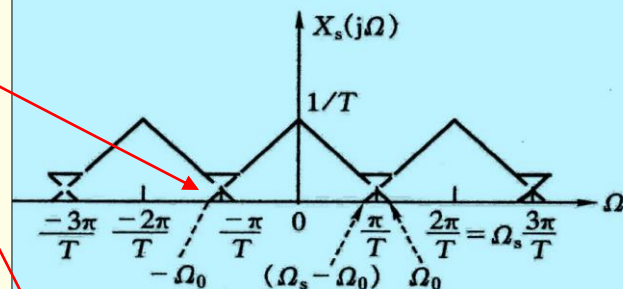
即，采样频率 $f_s$ 必须满足

$$\Omega_s > 2\Omega_0 \quad \text{或} \quad f_s \geq 2f_{\max}$$

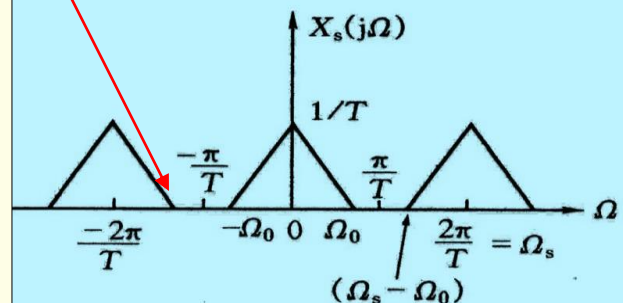
式中  $f_s = \frac{\Omega_s}{2\pi}$ ,  $f_0 = \frac{\Omega_0}{2\pi}$



(a) 模拟信号  $x(t)$  的连续时间傅里叶变换



(b) 采样信号  $x_s(t)$  的离散时间傅里叶变换， $\Omega_0 > \pi/T$ ，出现频谱混叠



(c)  $\Omega_0 < \pi/T$ ，不出现混叠

## ■ 需要注意

在实际工作中，为了避免频谱混淆现象发生，采样频率总是选得比奈奎斯特频率更大些，例如选到 $\Omega_s$ 取 $(3 \sim 4)\Omega_0$ 。同时为了避免高于折叠频率的杂散频谱进入采样器造成频谱混淆，一般在采样器前加入一个保护性的前置低通滤波器，其截止频率为 $\Omega_s/2$ ，以便滤除掉高于 $\Omega_s/2$ 的频率分量。

## 1.7 利用内插由样本重建信号

若一个信号是有限带宽的，即频谱在 $|\Omega| > \Omega_0$ 时幅值为零，按采样定理确定的采样间隔 $T \leq \frac{\pi}{\Omega_0}$ 对信号进行采样，则该信号可由采样信号完全重建。

连续时间信号的傅立叶反变换重写如下

$$x(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(j\Omega) e^{j\Omega t} d\Omega$$

若 $x(t)$ 的最高频率为 $\Omega_0$ ，且采样频率足够高 $\Omega_s > 2\Omega_0$ ，上式的积分上下限 $\int_{-\infty}^{\infty}$ 可用 $\int_{-\frac{\pi}{T}}^{\frac{\pi}{T}}$ 替代，并将 $X(j\Omega) = TX_s(j\Omega)$ 代入上式，得到

$$x(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\frac{\pi}{T}}^{\frac{\pi}{T}} TX_s(j\Omega) e^{j\Omega t} d\Omega$$

而上式中采样信号的傅立叶变换（DTFT）为

$$X_s(j\Omega) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT) e^{j\Omega nT}$$

$$x(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\frac{\pi}{T}}^{\frac{\pi}{T}} T X_s(j\Omega) e^{j\Omega t} d\Omega$$

得到

将采样信号的傅里叶变换（DTFT）代入

$$x(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\frac{\pi}{T}}^{\frac{\pi}{T}} T \left[ \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT) e^{j\Omega nT} \right] e^{j\Omega t} d\Omega$$

$$X_s(j\Omega) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT) e^{j\Omega nT}$$

交换积分与求和的顺序，并将积分求出，得到

$$\begin{aligned} x(t) &= \frac{1}{2\pi} \sum_{n=-\infty}^{\infty} T x(nT) \int_{-\frac{\pi}{T}}^{\frac{\pi}{T}} e^{j\Omega(t-n)T} d\Omega \\ &= \frac{T}{2\pi} \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT) \frac{2\sin[\pi(\frac{t}{T} - n)]}{(t - nT)} \\ &= \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT) \frac{\sin[\pi(\frac{t}{T} - n)]}{\pi(\frac{t}{T} - n)} \end{aligned}$$

由 $x(t)$ 的采样样本 $x(nT)$ 重构模拟信号 $x(t)$ 的内插公式



$$\begin{aligned}x(t) &= \frac{1}{2\pi} \sum_{n=-\infty}^{\infty} T x(nT) \int_{-\frac{\pi}{T}}^{\frac{\pi}{T}} e^{j\Omega(t-n)T} d\Omega \\&= \frac{T}{2\pi} \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT) \frac{2\sin[\pi(\frac{t}{T} - n)]}{(t - nT)} \\&= \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT) \frac{\sin[\pi(\frac{t}{T} - n)]}{\pi(\frac{t}{T} - n)}\end{aligned}$$

采样函数定义为

$$S(x) = \frac{\sin(x)}{x} = \text{sinc}(x)$$

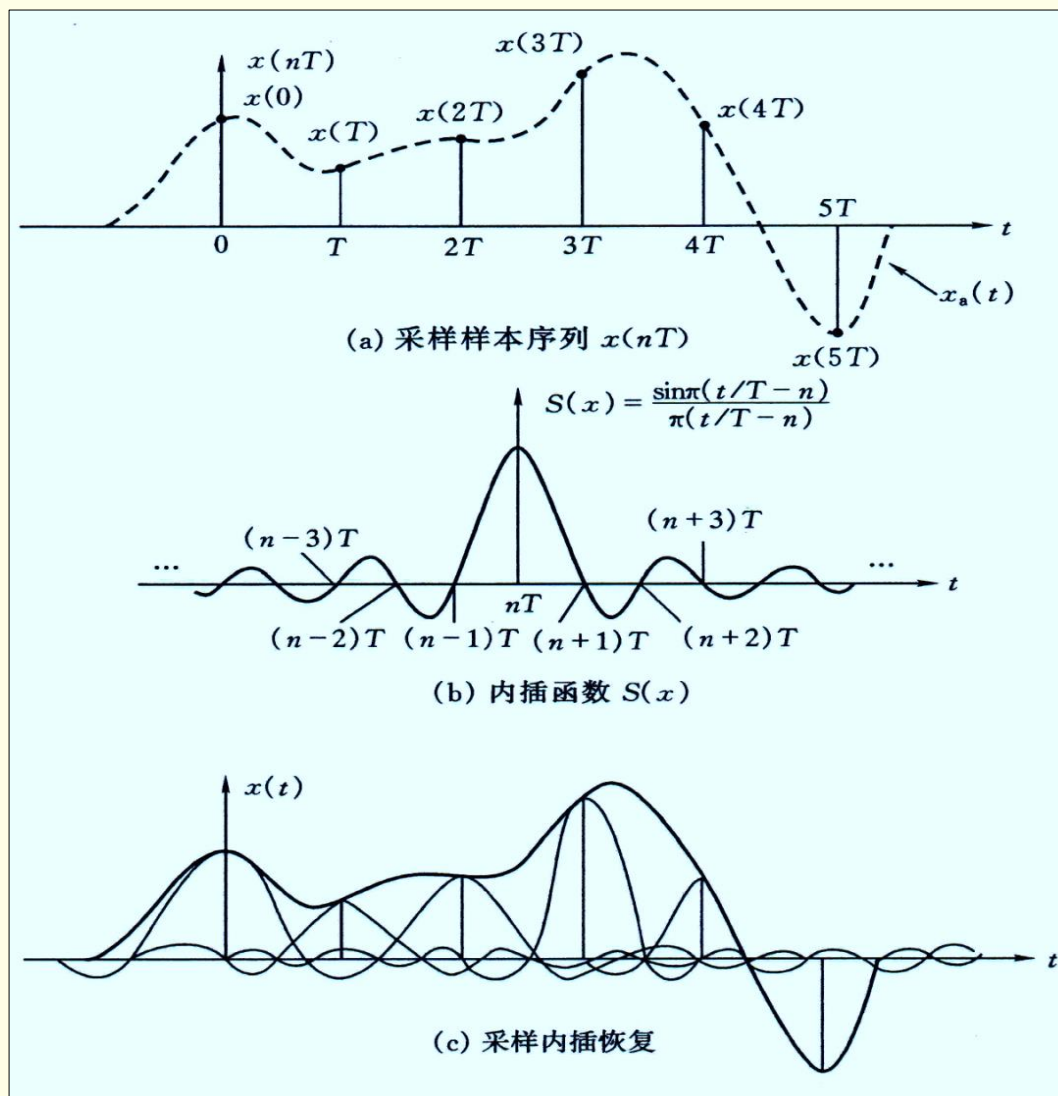
式中 $x$ 定义为

$$x = \pi \left( \frac{t}{T} - n \right)$$

内插公式又可表示为

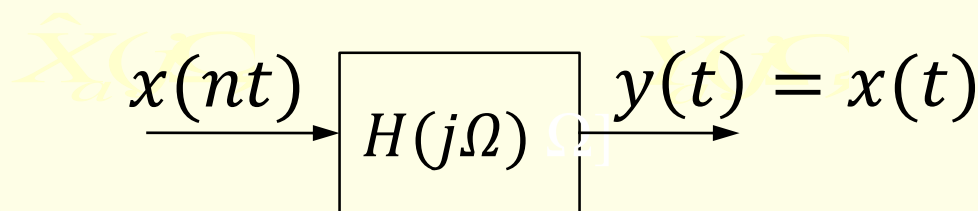
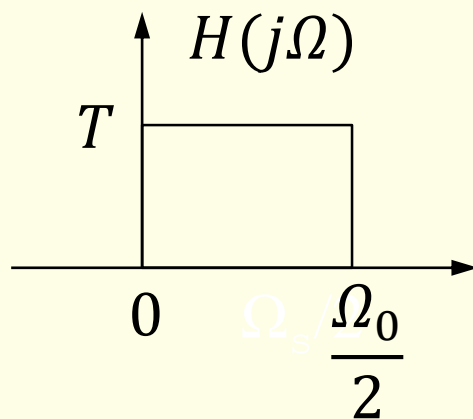
$$x = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT) \text{sinc}(\pi[\frac{t}{T} - n])$$

## 由采样样本内插重建原始信号示意图



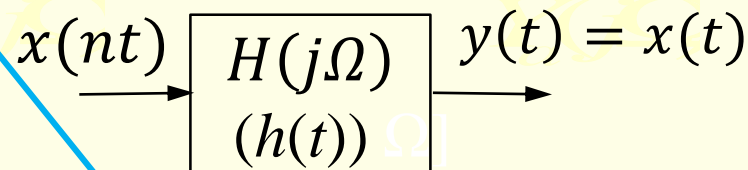
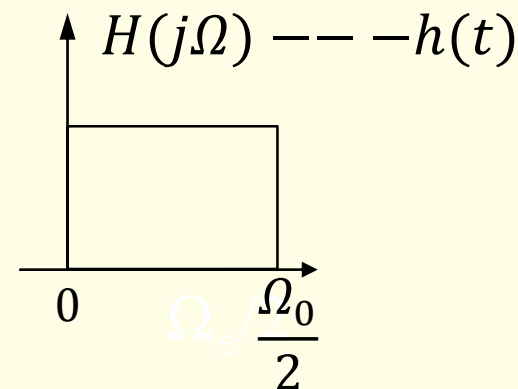
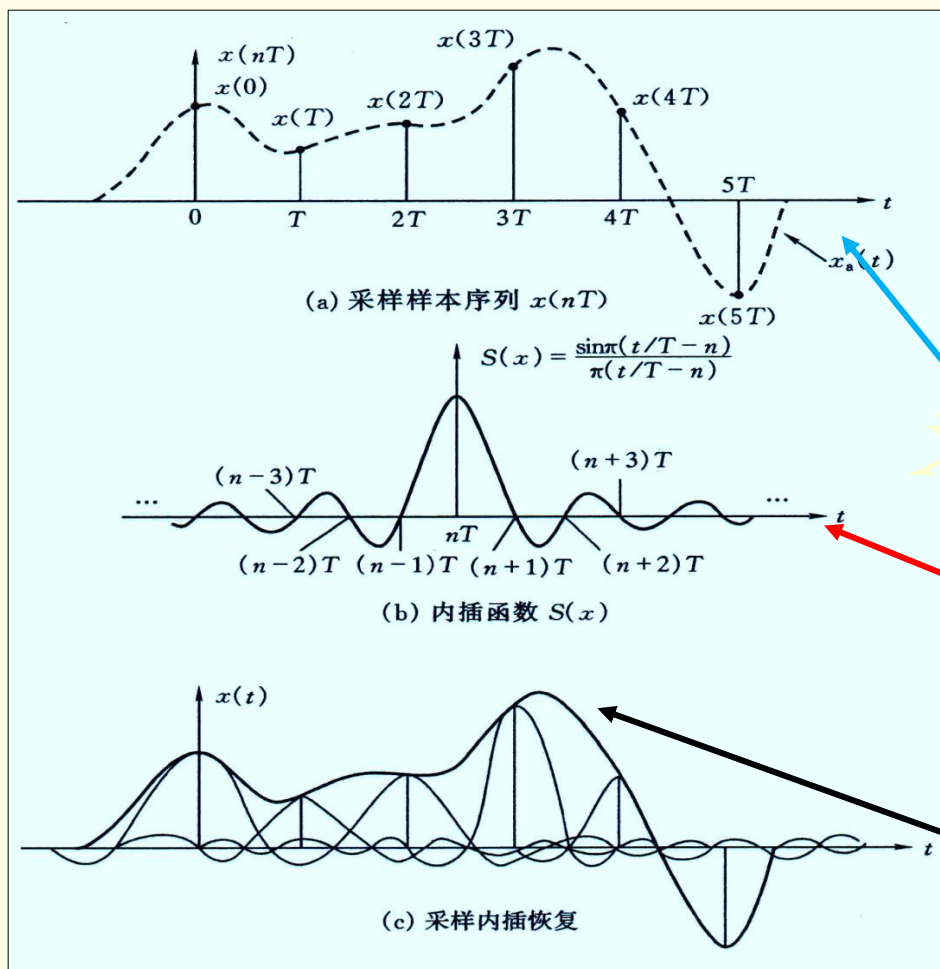
## 举例：利用理想低通滤波器给出满足采样定理的内插函数

$$H(j\Omega) = \begin{cases} T, & |\Omega| < \frac{1}{2}\Omega_0 \\ 0, & |\Omega| \geq \frac{1}{2}\Omega_0 \end{cases}$$



理想低通滤波器的输出  
(推导)

$$y(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT) \frac{\sin[\pi(\frac{t}{T} - n)]}{\pi(\frac{t}{T} - n)}$$



$$y(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT) \frac{\sin[\pi(\frac{t}{T} - n)]}{\pi(\frac{t}{T} - n)}$$

# 周期信号的傅里叶级数—非周期信号的连续时间傅里叶变换—采样信号的离散时间傅里叶变换

连续时间周期信号的傅里叶级数

$$x(t) = \sum_{-\infty}^{\infty} X(n\Omega_0) e^{jn\Omega_0 t}$$

$$x_T(t) = \lim_{T \rightarrow \infty} x(t + T)$$

$$\frac{2\pi}{T} = d\Omega, \quad n\Omega_0 = \Omega$$

连续时间非周期信号的傅里叶变换

$$X(j\Omega) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t) e^{-j\Omega t} dt$$

$$x(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(j\Omega) e^{j\Omega t} d\Omega$$

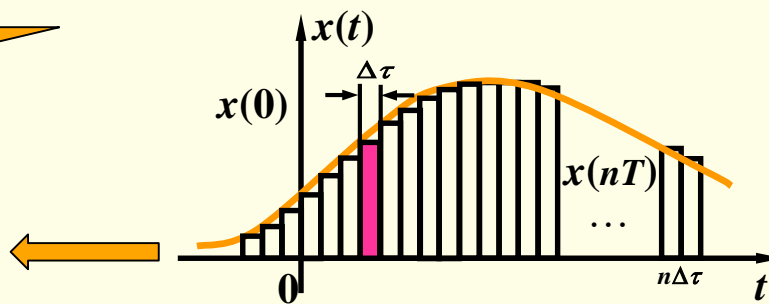
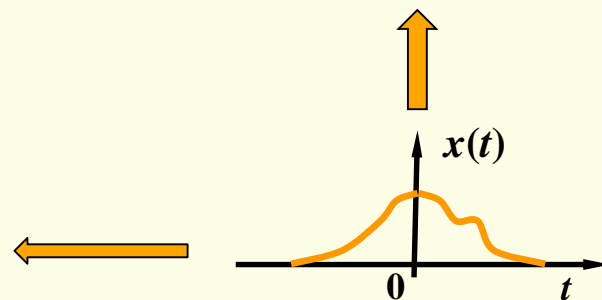
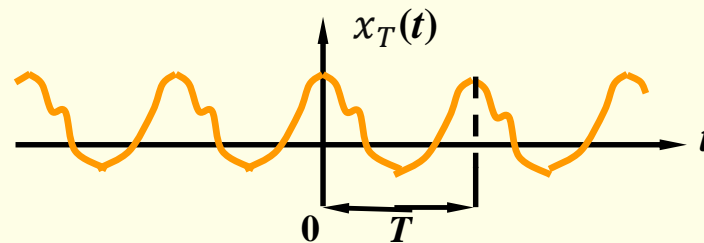
$$t = nT$$

$$\sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT) \delta(t - nT)$$

采样信号的离散时间傅里叶变换

$$X_s(j\Omega) = \sum_{-\infty}^{\infty} x(nT) e^{-j\Omega nT}$$

$$x(nT) = \frac{T}{2\pi} \int_{-\frac{\pi}{T}}^{\frac{\pi}{T}} X_s(j\Omega) e^{j\Omega nT} d\Omega$$



## 本章小结

- 连续时间周期信号的傅里叶级数表示
- 非周期信号的连续时间傅里叶变换
- 卷积与相关
- 连续时间信号的采样
- 采样信号的频域表示—离散时间傅里叶变换
- 用信号样本表示连续信号—采样定理
- 利用内插由样本重建信号