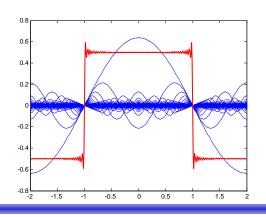
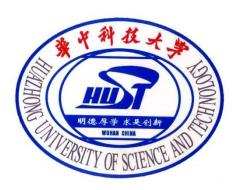
#### 信号与系统

#### 第11讲离散时间信号基础与抽样定理

#### 郭红星 华中科技大学计算机学院





#### 本讲内容

#### ■ 离散时间信号的描述及有关概念

- > 离散时间信号的定义与表示
- > 序列的移序
- 常见的离散时间信号
- > 序列的分类
- 离散信号的简单运算

#### ■ 抽样定理

- 信号的时域抽样
- ▶ 抽样定理
- 连续信号的恢复(内插公式)

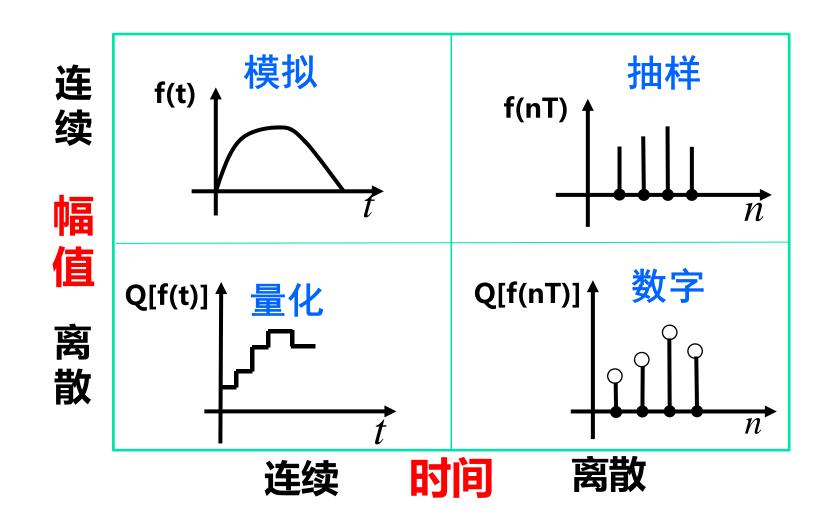
#### > 学习目标

- 掌握离散时间信号的基本概念和基础知识
- 通过抽样定理,理解从连续到离散的转换过程
- 运用抽样定理,解释物理现象,并初步认识其工程应用价值

学习方法:联系连续时间信号与系统进行类比

# 6.1 离散时间信号基础

# 信号的分类

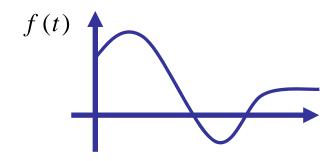


2021/6/3

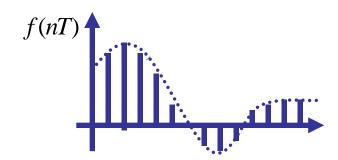
信号与系统©郭红星

4

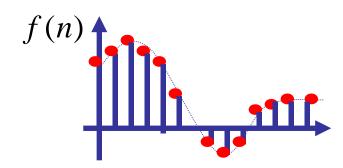
#### 信号: 从连续到离散







从f(t)到f(n)

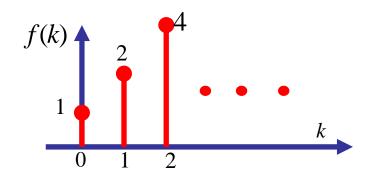


# 离散时间信号的表示

例题1:已知某序列的集合表示为:  $f(k)=\{1,2,4,8,...\}$ ,试用闭合表达式、图形和表格等形式表示之。

解: 1.闭合形式  $f(k) = 2^k, k = 0,1,2,\cdots$ )

- 2.图形形式
- 3.表格形式

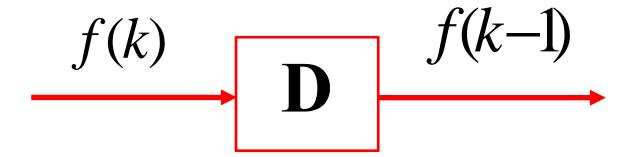


 $k \quad 0 \quad 1 \quad 2 \quad 3 \ldots j \ldots$ 

f(k) 1 2 4 8...2 $^{j}$ ...

# 序列的移序(位)

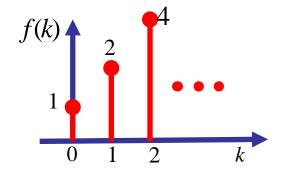
- **古移:** Df(k) = f(k-1) :  $f(k-m) = D^{n}f(k)$
- **上 E** f(k) = f(k+1) :  $f(k+m) = E^m f(k)$



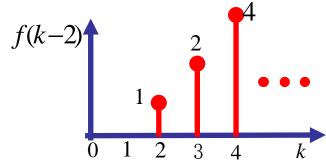
D: 滞后算子; E(1/D): 超前算子

### 序列的移序(位)

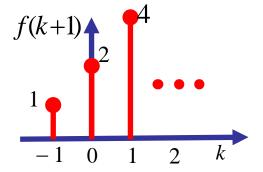
k 0 1 2 3...j... f(k) 1 2 4 8...2<sup>j</sup>...



k 0 1 2 3...j... f(k-2) 0 0 1 2...2<sup>j-2</sup>...



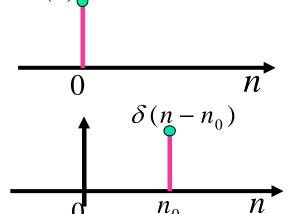
k -1 0 1 2 3 ... j ... f(k+1) 1 2 4 8 16 ...  $2^{j+1}$ ...



■ 单位样值序列(Unit Sample)

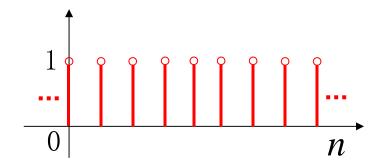
$$\delta(n) = \begin{cases} 1 & (n=0) \\ 0 & (n \neq 0) \end{cases}$$

$$\delta(n - n_0) = \begin{cases} 1 & (n = n_0) \\ 0 & (n \neq n_0) \end{cases}$$



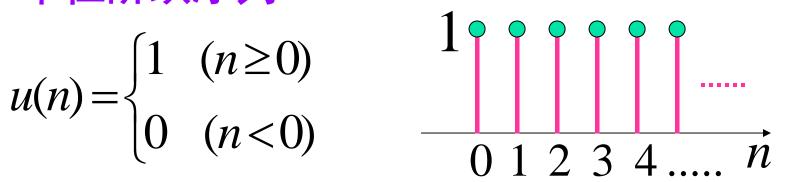
■ 单位直流序列(Unit Constant)

$$\delta_{T}(n) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} \delta(n-m)$$



#### ■ 单位阶跃序列

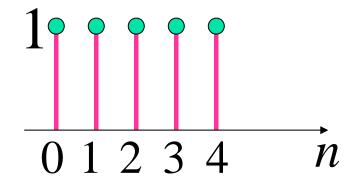
$$u(n) = \begin{cases} 1 & (n \ge 0) \\ 0 & (n < 0) \end{cases}$$



#### ■ 单位矩形序列

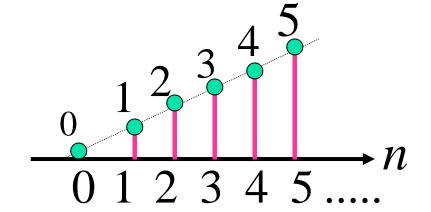
$$G_{N}(n) = \begin{cases} 1 & (0 \le n \le N - 1) \\ 0 & (n < 0 \text{ or } n \ge N) \end{cases}$$

$$= u(n) - u(n - N)$$

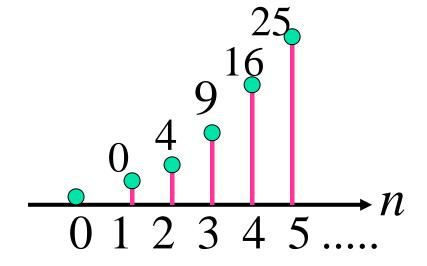


#### ■斜变序列

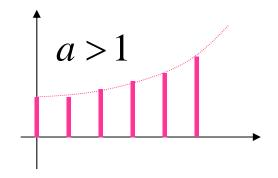
$$R(n) = nu(n)$$

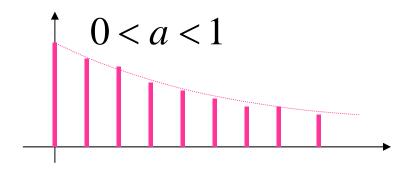


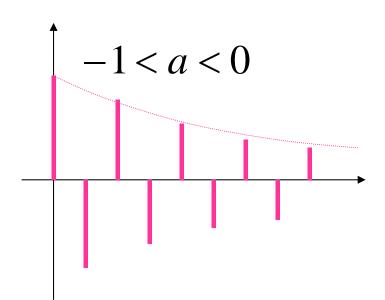
$$r(n) = n^2 u(n)$$

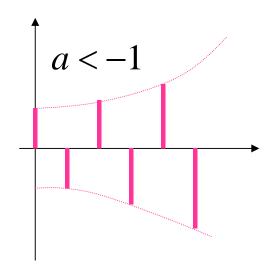


■ 指数序列  $x(n) = a^n u(n)$ 









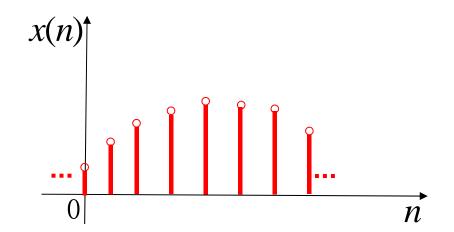
#### ■正弦序列

$$y(n) = A\cos\omega_0 n$$

注意:这里的 $\omega_0$ 已 经不是物理的频率

#### 任意离散信号的单位样值序列的组合表示

#### ■ 任意离散序列



$$\delta_{T}(n) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} \delta(n-m)$$

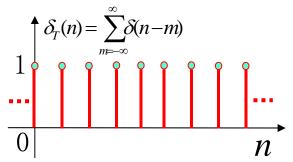
$$0$$

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

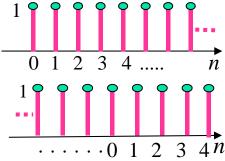
任意序列可以 表示(分解)为 单位样值序列 移序线性组合

# 序列的分类

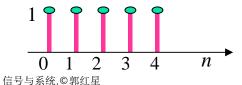
- ① 双边序列: f(k)对所有的k都有取值
  - > f(k)=f(-k) 一偶对称
  - $\rightarrow$  f(k) = -f(-k) 一奇对称
  - $\rightarrow$  f(k)=f(k+N) 一周期序列



- ② 单边序列: f(k) 对部分k(无穷个)有取值
  - $k \ge N_1$ ,为右边序列 其中当 $N_1 \ge 0$ 时,为因果序列
  - $\triangleright$  若  $k \leq N_2$ , 为左边序列



- ③ 时限(有限长)序列: f(k)仅在 $N_1 \leq k \leq N_2$ 内取值
  - 例如单位矩形序列



#### 例题2

#### 判断以下两序列是否周期序列,并确定周期序列的周期。

$$1.x(n) = A\cos(\frac{3\pi}{7}n - \frac{\pi}{8})$$

$$2.x(n) = e^{j(n/8-\pi)}$$

若存在正整数N, 有x(n+N)=x(n), 则x(n)为周期序列。

**1**: 
$$1 : x(n+N) = A\cos\left[\frac{3\pi}{7}(n+N) - \frac{\pi}{8}\right] = A\cos\left(\frac{3\pi}{7}n + \frac{3\pi}{7}N - \frac{\pi}{8}\right)$$

当 $\frac{3\pi}{7}$ N判是 $2\pi$ 的整数倍时,x(n+N)=x(n),可知周期为N=14.

$$2.x(n+N) = e^{j(\frac{n}{8} + \frac{N}{8} - \pi)} = e^{j(\frac{n}{8} - \pi)} e^{j\frac{N}{8}} = x(n)e^{j\frac{N}{8}}$$

#### 离散信号(序列)的差分

■序列x(n)的(一阶)前向差分

$$\Delta x(n) = x(n+1) - x(n)$$

■序列x(n)的(一阶)后向差分

$$\nabla x(n) = x(n) - x(n-1)$$

■序列x(n)的二阶后向差分

$$\nabla^2 x(n) = \nabla x(n) - \nabla x(n-1) = x(n) - 2x(n-1) + x(n-2)$$

■序列x(n)的三阶后向差分

$$\nabla^3 x(n) = \nabla^2 x(n) - \nabla^2 x(n-1) = x(n) - 3x(n-1) - 3x(n-2) - x(n-3)$$

# 典型序列的差分

$$\nabla u(n) = u(n) - u(n-1) = \delta(n)$$

$$\nabla n = n - (n-1) = 1$$

$$\nabla n^2 = n^2 - (n-1)^2 = 2n - 1$$

$$\nabla \sin \pi n = \sin \pi n - \sin \pi (n-1) = 2\cos \frac{\pi (2n-1)}{2}$$

$$\frac{du(t)}{dt}$$

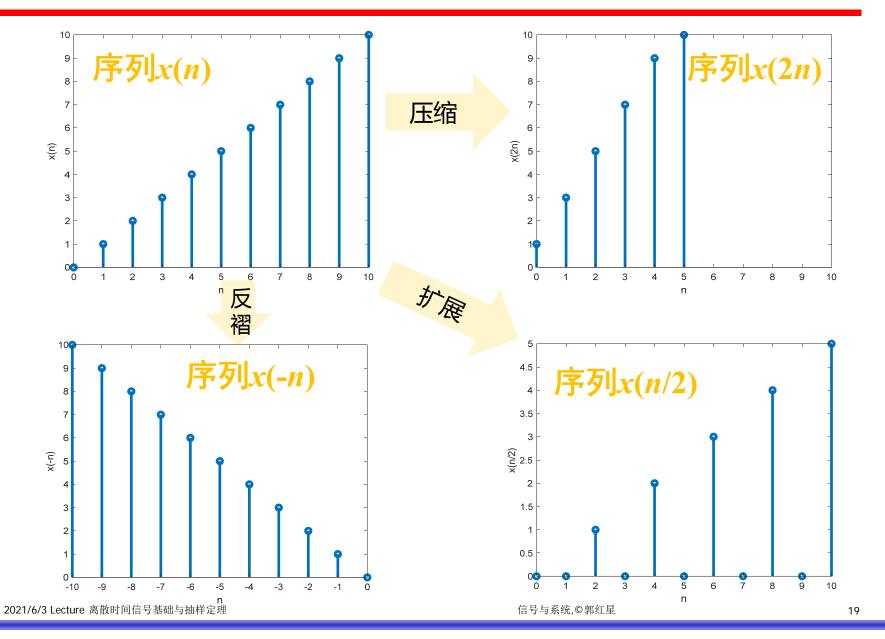
$$\frac{dt}{dt} = 1$$

$$\frac{dt^2}{dt} = 2t$$

$$\frac{d\sin \pi t}{dt} = \pi \cos \pi t$$

#### 注意与对应连续信号微分间的联系与区别

# 序列的反褶与压扩



# 序列间的简单运算

#### ■相加

$$f(k) = f_1(k) + f_2(k)$$

#### ■相乘

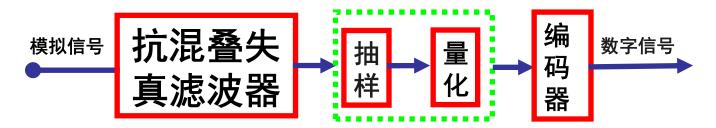
$$p(k) = h(k)x(k)$$

$$y(k) = \sum_{i=-\infty}^{\infty} h(i)x(i)$$

# 6.2 连续时间信号的离散化

# 信号抽样: 从连续到离散

pulse code modulation(PCM)



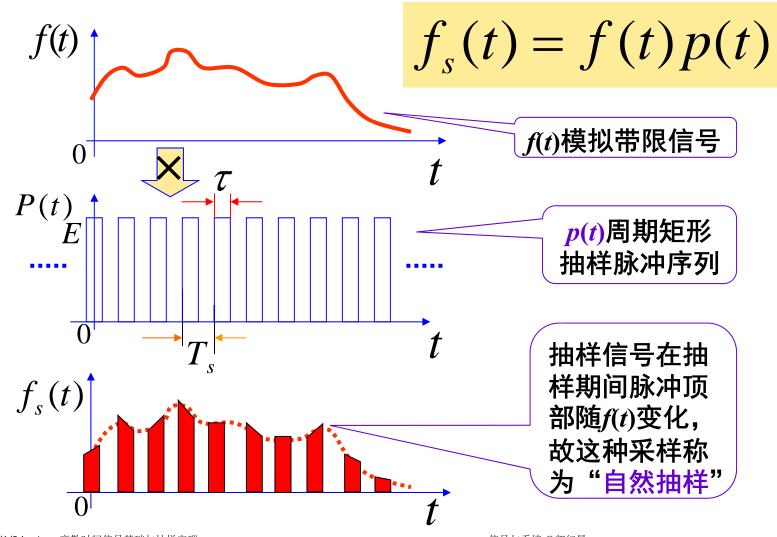
计算机声卡的功能

连续信号被抽样后,是否保留了原信号的所有 信息?即能否从抽样的信号还原成原始信号?

- ① 单从时域看,看起来是不可能的!
- ② 抽样后离散信号的频谱是什么样的? 它与抽样前的连续信号频谱的关系?

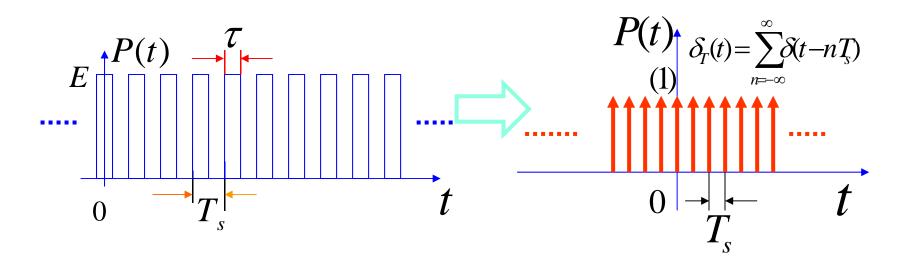
# 矩形脉冲时域抽样(自然抽样)

■抽样信号 $f_s(t)$ 是原连续信号f(t)和一个抽样脉冲p(t)的乘积



#### 从自然抽样到冲激抽样

=当 $\tau \rightarrow 0$ 时,矩形脉冲 $\rightarrow$ 冲激信号

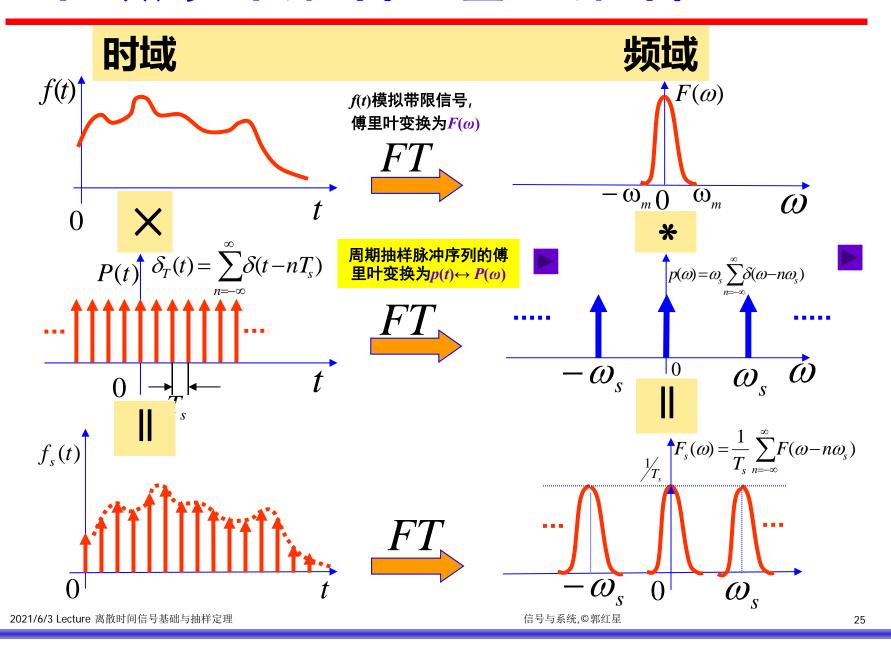


抽样脉冲

 $\longrightarrow$ 

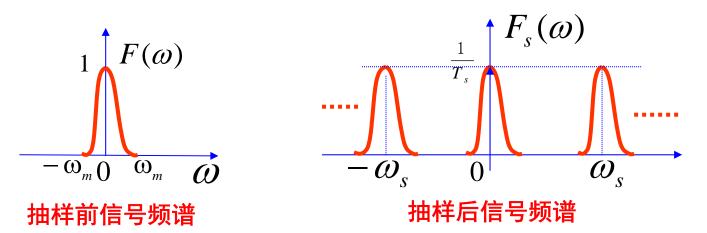
冲激序列

# 冲激脉冲抽样(理想抽样)



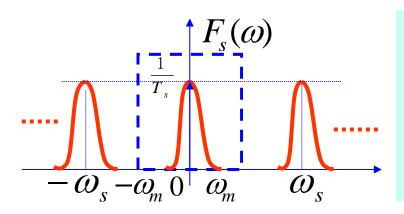
### 冲激抽样的频谱分析

■上面的分析表明:由于冲激序列的傅里叶系数 $P_n$ 为常数,所以 $F_s(\omega)$  是以 $\omega_s$ 为周期等幅地重复,如下图所示:



连续信号被抽样后,是否保留了原信号的所有信息?能否从抽样信号恢复抽样前的原始连续时间信号?

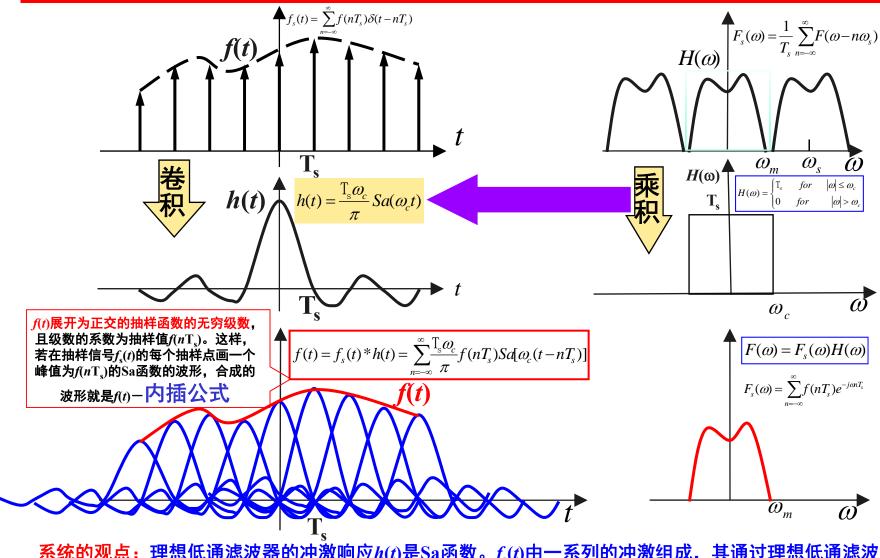
### 时域抽样定理



- ①  $f_m$ 是信号本身所<mark>固有</mark>的最高频率,采样周期 $T_s$ 是根据模数转换需要选择的
- ② 2f<sub>m</sub>为Nyquist sampling rate; 1/2f<sub>m</sub>为 Nyquist space
- ③ 为了保留信号最高频率分量的全部信息,一个周期间隔内,至少抽样两次,即 $f_s \ge 2f_m$

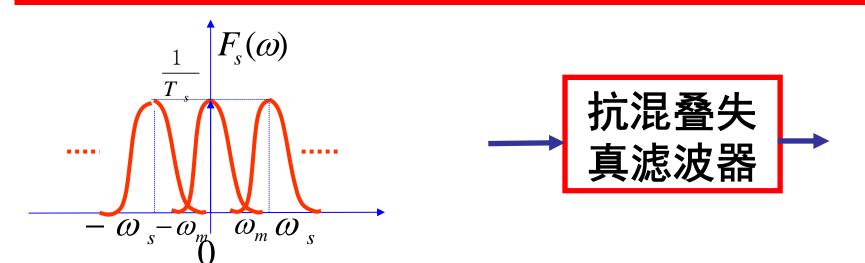
- 由于f(t)的频带有限,而时域抽样对应频域周期。在频谱周期重复时,为保证  $|\omega_{\rm m}|$  内为 $F(\omega)$ ,则重复周期应满足 $\omega_{\rm s}>2$   $\omega_{\rm m}$ ,即抽样间隔满足 $T_{\rm s}<\frac{\pi}{\omega_{\rm m}}$
- 在此条件下,将抽样信号通过截止频率为 $\omega_s$ - $\omega_m$ > $\omega_c$ > $\omega_m$  的理想低通滤波器,便能从 $F_s(\omega)$ 中恢复 $F(\omega)$ ,也就是说,能从抽样信号 $f_s(t)$ 中恢复f(t)一奈奎斯特抽样定理

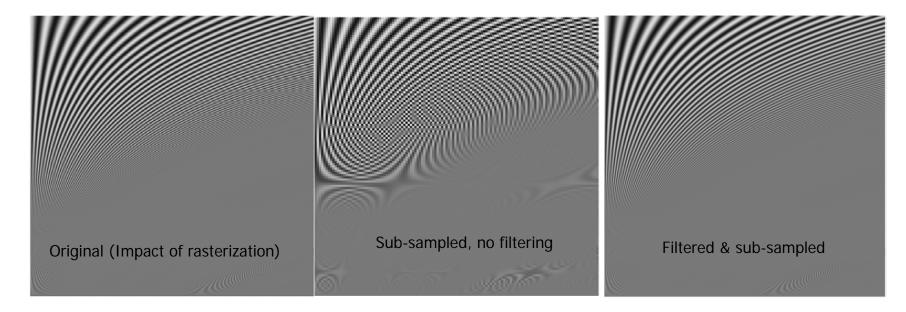
# 由抽样信号恢复原连续信号



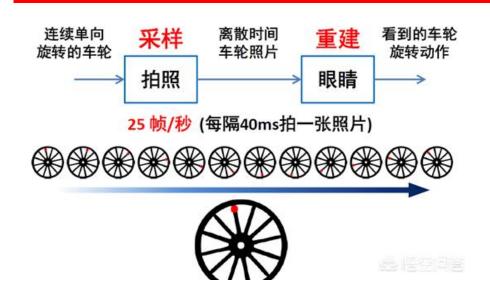
系统的观点:理想低通滤波器的冲激响应h(t)是Sa函数。 $f_s(t)$ 由一系列的冲激组成,其通过理想低通滤波器,则每一个抽样值在对应的时刻产生一个冲激响应 $f(nT_s)h(t-nT_s)$ ,叠加便得到f(t),从而恢复原信号

#### 不满足抽样定理时产生频率混叠效应

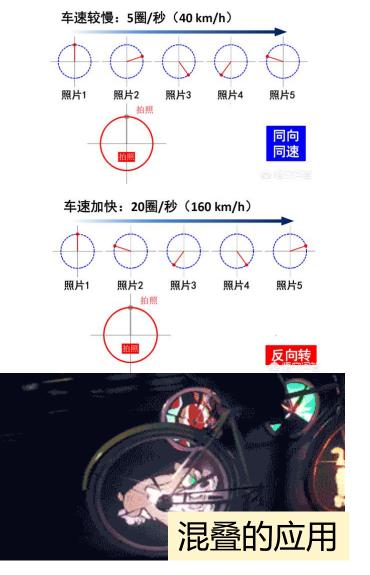




# 频率混叠现象的解释与利用







# 值得进一步思考的问题

- ① 奈奎斯特是如何想到抽样定理的?
- ② 用到的理想低通滤波器能实现吗?
- ③ 理想抽样在实际中能做到吗?
- ④ 实际应用中如何实现模数转换?

#### 小结

- 离散时间信号的定义和基本运算
- ■抽样在连续(时间)信号与离散(时间)信号之间架起了一座沟通之桥
- 时域的抽样(离散化)对应频域的周期
- 根据抽样信号可以无失真重构原来的 连续时间信号。抽样定理为连续时间 信号离散化奠定了理论基础

### 课外作业

■阅读:7.1, 7.2节; 预习:7.3节

■作业:7.2, 7.8两题

#### 每个星期一23:59前上传上星期的作业

• 在A4纸上完成,每张拍照保存为一个JPG图像,文件名为:学号+姓名+hw+周次+P图片序号.jpg。如张三(学号U2019148xx)第一周作业第一题图片名为:U2019148xxU2019148xxhw1P1.JPG,如此题有两张或多张图片,则第一张图片名为:U2019148xx张三hw1P1-1.JPG,第二张图片名为:U2019148xx张三hw1P1-2.JPG,以此类推,上传超星课堂系统。具体见"作业提交操作指南"文档。

#### 均匀冲激序列频谱推导

■设抽样为均匀抽样,周期为T<sub>s</sub>,则抽样角频率为

$$\omega_s = \frac{2\pi}{T_s} = 2\pi f_s$$



•由于p(t)是周期信号,可知p(t)的傅里叶变换为:

$$p(\omega) = 2\pi \sum_{n=-\infty}^{\infty} P_n \delta(\omega - n\omega_s)$$

$$\text{$\oint$ 见课本p123}$$

其中, $p_n$ 为周期信号 $\delta_{\rm T}(t)$ 的傅里叶级数展开系数:

$$P_{n} = \frac{1}{T_{s}} \int_{-T_{s}}^{T_{s}} p(t)e^{-jn\omega_{s}t} dt = \frac{1}{T_{s}}$$

#### 抽样信号频谱推导

■由频域卷积定理得,时域相乘的傅里叶变换等于它们的频谱在频域里相卷积。

$$F_s(\omega) = \frac{1}{2\pi} F(\omega) * P(\omega)$$

•把计算出的 $p(\omega)$ 代入上式得:

$$F_{s}(\omega) = \frac{1}{T_{s}} \sum_{n=-\infty}^{\infty} F(\omega - n\omega_{s})$$