

信号分析与处理

第二章离散时间信号的频域分析

DFT和FFT

The Frequency Domain Analysis of Discrete Signal

浙江大学控制科学与工程学系



CONTROL SCIENCE AND ENGINEERING

SINCE 1956





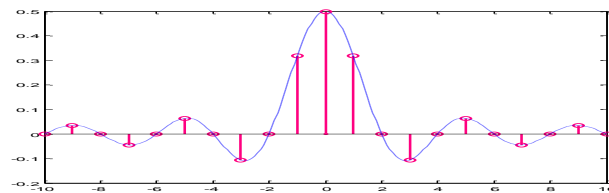
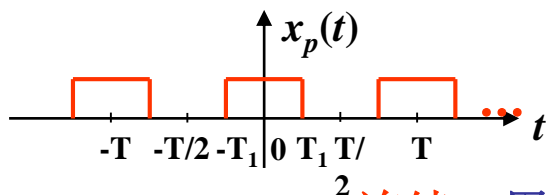
信号的频谱特征

- **连续时间信号的频谱是非周期的**
- **离散时间信号的频谱是周期的**
- **周期信号具有离散频谱**
- **非周期信号具有连续频谱**

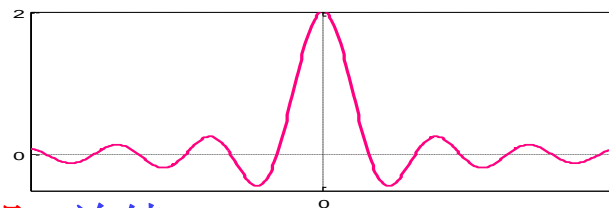
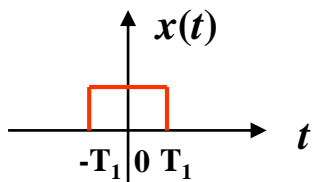
总结 傅里叶级数与傅里叶变换

时域

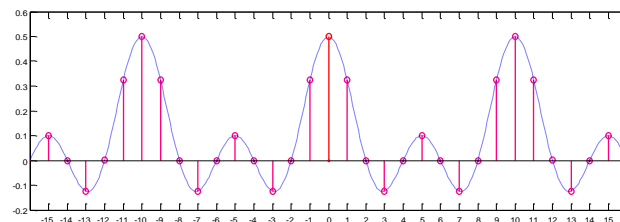
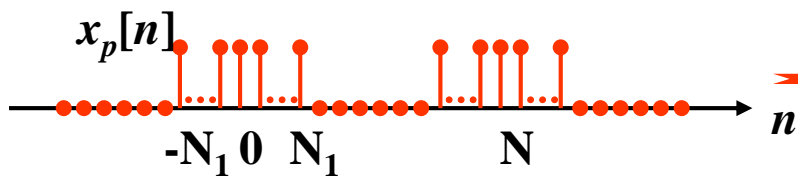
频域



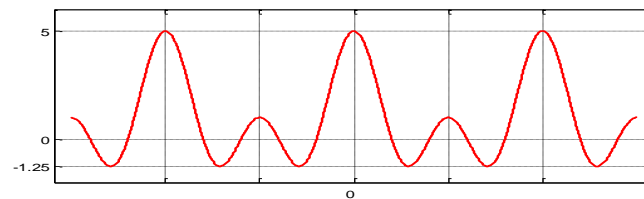
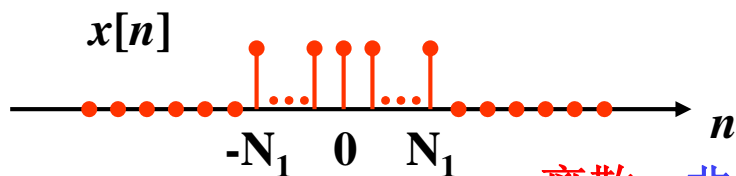
连续、周期 \longleftrightarrow 非周期、离散



连续、非周期 \longleftrightarrow 非周期、连续



离散、周期 \longleftrightarrow 周期、离散



离散、非周期 \longleftrightarrow 周期、连续



傅立叶变换的离散性和周期性

时域周期性——频域离散性

时域离散性——频域周期性

时域非周期——频域连续性

时域连续性——频域非周期



本章主要内容

离散傅立叶变换 (DFT)

- 从有限长序列的DTFT到DFT
- 从DFS到DFT
- DFT的性质



从有限长序列的DTFT到DFT

$$X(e^{j\Omega}) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n)e^{-j\Omega n} = X(\Omega)$$

$$x(n) = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} X(\Omega)e^{j\Omega n} d\Omega$$

- 非周期信号的频谱是频率的**连续函数**，无法用计算机计算
- 离散信号的DTFT，是 Ω 的连续周期函数。需要一种时域和频域上都是离散的傅里叶变换对，实现计算机的快速计算，**即DFT**

❖ 连续CFS-离散DFS

T: 采样周期
T₀=NT (连续信号周期
T₀对应**N**个采样点)

$$x(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} X(k\omega_0) e^{jk\omega_0 t}$$

$$X(k\omega_0) = \frac{1}{T_0} \int_0^{T_0} x(t) e^{-jk\omega_0 t} dt$$

$$t = nT \quad dt \rightarrow T \quad \int_0^{T_0} \rightarrow \sum_{n=0}^{N-1}$$

$$X\left(k \frac{2\pi}{NT}\right) = \frac{1}{NT} \sum_{n=0}^{N-1} x(nT) e^{-jk \frac{2\pi}{NT} nT} \cdot T$$

$$\Omega_0 = \omega_0 T = \frac{2\pi}{N}$$

$$X(k\Omega_0) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n) e^{-jk\Omega_0 n}$$

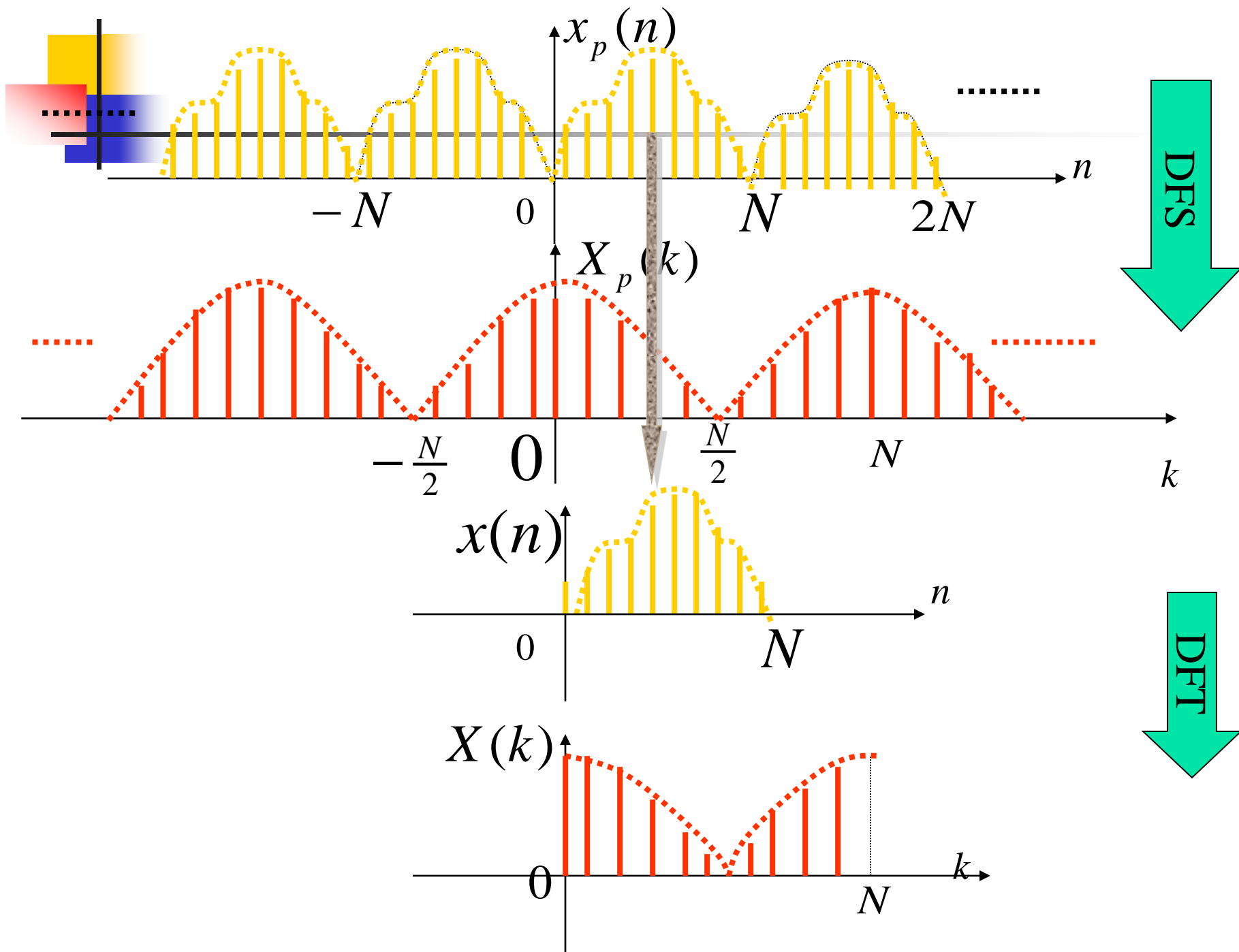
$$x(n) = \sum_{k=0}^{N-1} X(k\Omega_0) e^{jk\Omega_0 n}$$

$$e^{j\Omega_0 n} = e^{j\Omega_0 (n+N)}$$

$$= e^{j(\Omega_0 \pm 2k\pi)n}$$

$$X((k+N)\Omega_0) = X(k\Omega_0)$$

离散时间
 周期信号的频
 谱是一个以**N**为周
 期的周期性离散频
 谱，各谱线之
 间的间隔为
Ω₀=2π/N



从DFS到DFT

DFT可看作以有限长序列 $x(n)$ 为一个周期，进行周期延拓后所形成的周期序列 $x_p(n)$ 的离散频谱

■ 设 $\tilde{x}_N(n) \xleftrightarrow{DFS} \tilde{X}_N(k\Omega_0)$

$$x(n) = R_N(n) \tilde{x}_N(n) = \begin{cases} \tilde{x}_N(n), & n = 0 \sim N-1 \\ 0, & n = \text{其他} \end{cases}$$

$R_N(n)$
为矩形
序列

$$X(k) = R_N(k) \tilde{X}_N(k\Omega_0) = \begin{cases} \tilde{X}_N(k\Omega_0), & k = 0 \sim N-1 \\ 0, & k = \text{其他} \end{cases}$$

■ $x(n)$ 、 $X(k)$ 分别称作 $\tilde{x}_N(n)$ 、 $\tilde{X}_N(k)$ 的主值

$$X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) w_N^{-nk}$$

DFT

$$x(n) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) w_N^{nk}$$

IDFT



从DFS到DFT

DFS:

$$X(k\Omega_0) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n) e^{-jk\Omega_0 n} = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n) e^{-j\frac{2\pi}{N}nk}$$

$$x(n) = \sum_{k=0}^{N-1} X(k\Omega_0) e^{jk\Omega_0 n}$$

非周期序列的DTFT是信号的频谱密度，将 $1/N$ 移到 $x(n)$ 中，不会改变信号的性质和物理含义

$$X(k\Omega_0) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) e^{-j\Omega_0 nk}$$

$$x(n) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k\Omega_0) e^{jk\Omega_0 n}$$

从DTFT 采样 到DFT

能量有限、时间长度为L的有限长序列的DTFT为

$$X(\Omega) = \sum_{n=0}^{L-1} x(n)e^{-j\Omega n}$$

频率离散化 (采样) $k\Omega_0 = k2\pi/N \rightarrow \Omega$

$$X\left(k\frac{2\pi}{N}\right) = \sum_{n=0}^{L-1} x(n)e^{-jk2\pi n/N}$$

频率采样点数N已知, $2\pi/N$ 为定数

$$X(k) = \sum_{n=0}^{L-1} x(n)e^{-jk2\pi n/N}$$

**N点DFT是有限长序列
($L \leq N$)的DTFT的均匀取样
值, 也就是非周期序列频谱
的样值**



DFT小结

- DFT 是 DFS 的主值序列
- DFS 是严格按傅立叶分析的概念得来的
- DFT 只是一种借用形式，一种算法
- 用DFT 计算信号的频谱时
 - 时域离散化时需满足时域采样定理
 - 频域离散化时需满足频域采样定理
 - 对周期信号要截取整周期



时域和频域采样定理

- 对于频谱受限的信号 $x(t)$ ，如果其最高频率分量为 ω_m ，为了保留原信号的全部信息，或能无失真地恢复原信号，在通过采样得到离散信号时，其采样频率应满足 $\omega_s \geq 2\omega_m$
- 对于一个长度为 $(-t_m, t_m)$ 的时限信号 $x(t)$ ，为了能够从频域样本集合完全恢复原信号的频谱，其频域的采样间隔必须满足
$$\omega_0 \leq \frac{\pi}{t_m}$$



DFT的性质

- 线性
- 圆周移位
- 圆周卷积



(1) 线性

如果 $x_1(n)$ 、 $x_2(n)$ 长度不同，长度短的序列要补零，使它与另一序列长度相同

■ 若

$$x_1(n) \xleftrightarrow{DFT} X_1(k)$$

$$x_2(n) \xleftrightarrow{DFT} X_2(k)$$

■ 那么

$$ax_1(n) + bx_2(n) \xleftrightarrow{DFT} aX_1(k) + bX_2(k)$$



离散傅立叶变换 (DFT)-余数运算

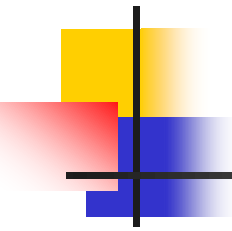
(1) 余数运算

如果 $n=n_1+mN$, $0\leq n_1\leq N-1$, m 为整数。则有:

$$((n))_N = (n_1)$$

此运算符表示 n 被 N 除, 商为 m , 余数为 n_1

(n_1) 是 $((n))_N$ 的解, 或称作取余数, 或称作 n 对 N 取模值



$$n = 25, N = 9$$

$$n = 25 = 2 \times 9 + 7 = 2N + n_1$$

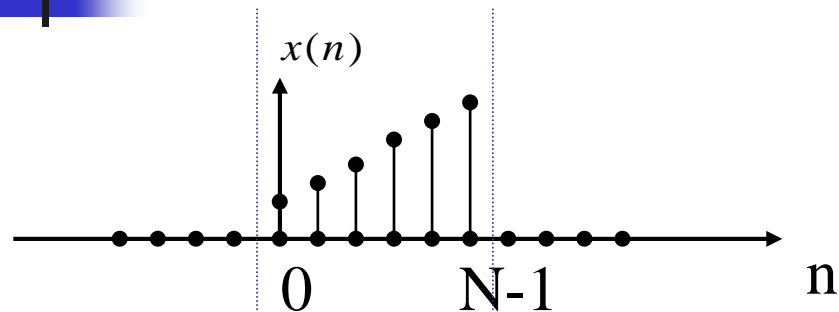
$$((25))_9 = 7$$

$$n = -4, N = 9$$

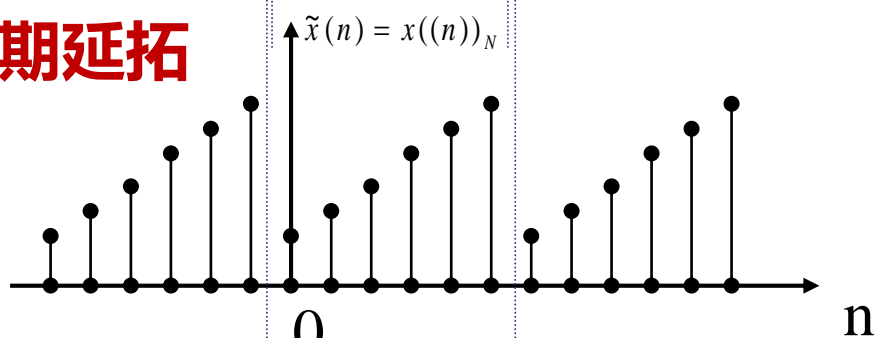
$$n = -4 = -9 + 5 = -N + 5$$

$$((-4))_9 = 5$$

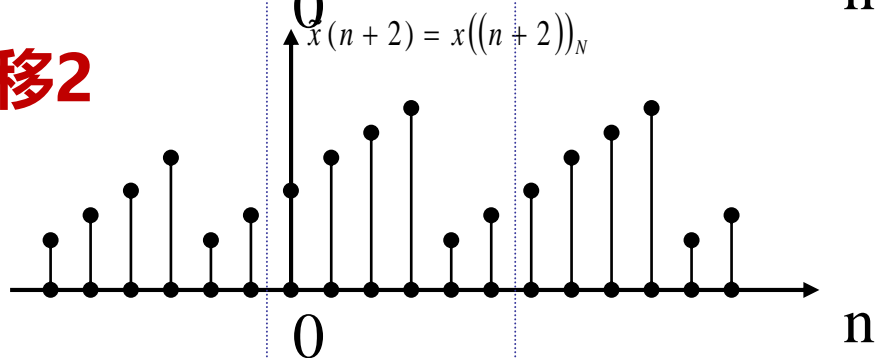
2. $x((n))_N = x(n_1)$ 含义



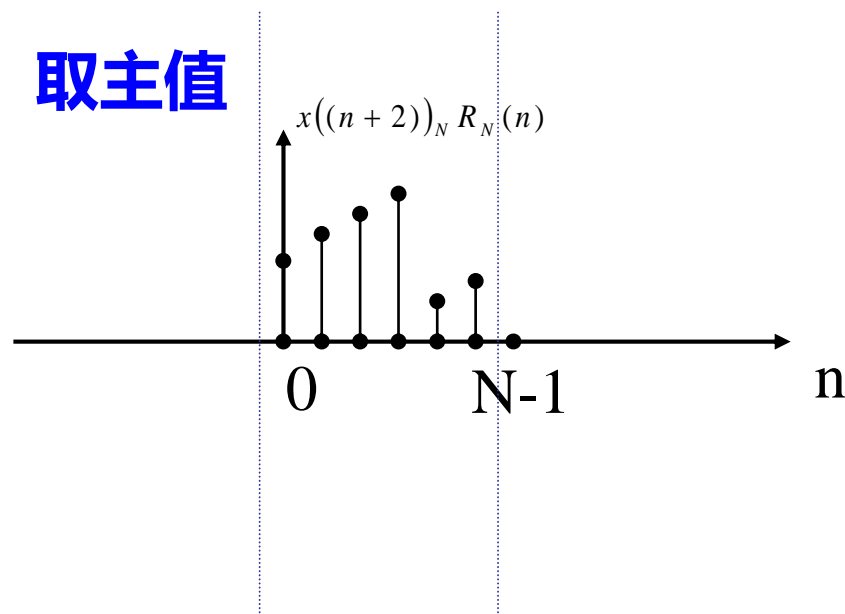
周期延拓



左移2



取主值



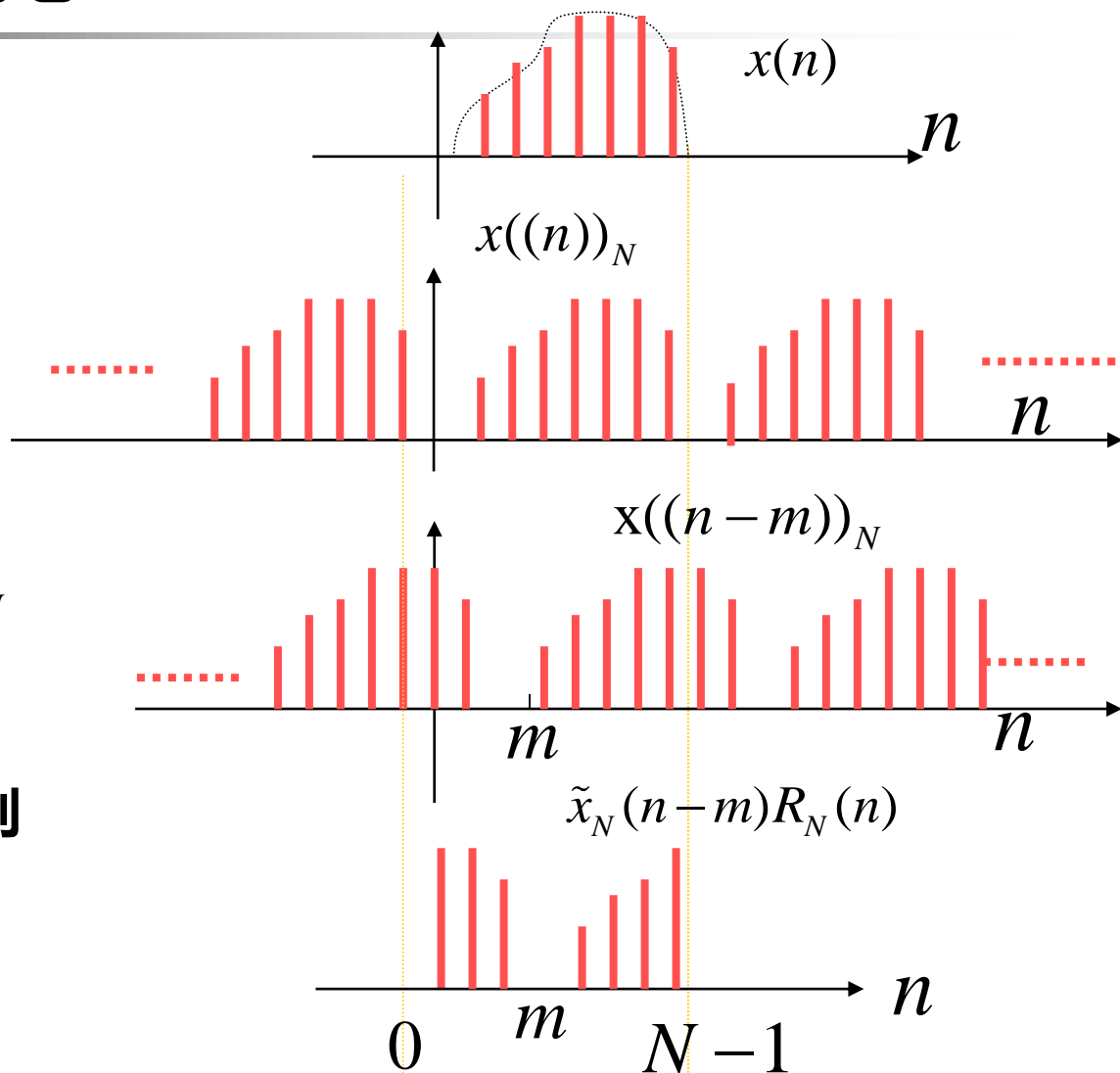
圆周位移的概念

- 有限长序列 $x(n)$
 $0 \leq n \leq N-1$

- 周期延拓 $x((n))_N$

- 线性位移 $x((n-m))_N$

- 加窗，得到圆周位移序列
 $x((n-m))_N R_N(n)$



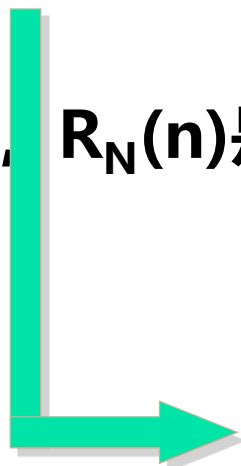


(2)圆周移位

- 序列 $x(n)$ 的圆周移位定义

$$x((n - n_0))_N R_N(n) = \tilde{x}_N(n - n_0) R_N(n)$$

- n_0 是位移值, $R_N(n)$ 是矩形序列



$x(n)$ 周期延拓、移位、取主值



圆周移位

时移特性

若
$$x(n) \overset{DFT}{\leftrightarrow} X(k)$$

则
$$y(n) = x((n - m))_N R_N(n)$$

则
$$Y(k) = e^{-j\Omega_0 m k} X(k)$$
 证明?

频移特性

若
$$x(n) \overset{DFT}{\leftrightarrow} X(k)$$

则
$$e^{j\Omega_0 k_0 n} x(n) \overset{DFT}{\leftrightarrow} X((k - k_0))_N R_N(k)$$
 证明?

时域圆周卷积定理

**x(n)和h(n)必须长度相等，
圆周卷积后所得序列长度
与原序列相同。短序列需
补零**

■ N点圆周卷积的定义

$$x(n) \otimes h(n) = \sum_{m=0}^{N-1} h(m)x((n-m))_N R_N(n)$$

■ 若 $y(n) = x(n) \otimes h(n)$

■ 则 $Y(k) = X(k)H(k)$

例6 计算 $x_1(n)$ 、 $x_2(n)$ 的 N 点圆周卷积，其中

$$x_1(n) = x_2(n) = \begin{cases} 1 & 0 \leq n \leq N-1 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

- 解： $x_1(n)$ 、 $x_2(n)$ 的 N 点DFT为

$$X_1(k) = X_2(k) = \sum_{n=0}^{N-1} w_N^{-nk} = \begin{cases} N & k = 0 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

- 有

$$X(k) = X_1(k)X_2(k) = \begin{cases} N^2 & k = 0 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

- $x_1(n)$ 、 $x_2(n)$ 的 N 点圆周卷积是 $X(k)$ 的反DFT变换

$$x(n) = \begin{cases} N & 0 \leq n \leq N-1 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$



频域圆周卷积定理

- 若 $y(n) = x(n)h(n)$

- 则
$$Y(k) = \frac{1}{N} X(k) \otimes Y(k)$$

$$= \sum_{l=0}^{N-1} X(l) H((k-l))_N R_N(k)$$

$$= \sum_{l=0}^{N-1} H(l) X((k-l))_N R_N(k)$$



2、快速傅立叶变换 (FFT)

- DFT的计算量
- DFT的特点及FFT的思想
- 基-2算法的FFT的基本思路
- FFT算法的特点



DFT的计算量

■ DFT

$$w_N = e^{j\frac{2\pi}{N}}$$

$$X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n)w_N^{-nk} \quad x(n) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k)w_N^{nk}$$

■ N点DFT的计算量:

- 计算一个 $X(k)$ 值需要进行 N 次复数相乘, $N-1$ 次复数相加
- 对于 N 个 $X(k)$ 点, 完成全部DFT运算共需 N^2 次复数相乘和 $N(N-1)$ 次复数加法
- $N = 1024$ 时, 需要1,048,576次复数乘法, 即4,194,304次实数乘法



2、DFT的特点及FFT的思想

$$w_N = e^{j\frac{2\pi}{N}} \quad \text{特性}$$

- **正交性** $\frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} W_N^{nk} (W_N^{mk})^* = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} W_N^{(n-m)k} = \begin{cases} 1, & n-m = lN \\ 0, & n-m \neq lN \end{cases}$
- **周期性** $W_N^{r+mN} = W_N^r$
- **对称性** $W_N^{r+\frac{N}{2}} = -W_N^r$
- **可约性** $W_N^{rn} = W_{N/r}^n \quad W_{rN}^{rn} = W_N^n$

$$W_N^0 = 1, W_N^N = W_N^0 = 1, W_N^{mN} = 1$$

$$W_N^{N/2} = e^{-j\frac{2\pi}{N}\frac{N}{2}} = e^{-j\pi} = -1, W_N^{(mN+N/2)} = -1$$



2、DFT的特点及FFT的思想

- 1965年, J. W. Cooley和J. W. Tukey巧妙应用DFT中W因子的周期性及对称性提出了最早的FFT, 这是基于时间抽取的FFT。具有里程碑式的贡献(运算量缩短两个数量级)
- 1966年, G. Sand提出了基于频率抽取的FFT算法
- 1975年, Winogard提出WFTA法, 1977年Kolha和Parks提出素因子算法 (PFA)
- 1984年, P. Dohamel和H. Hollmann提出分裂基快速算法, 进一步减少了计算量, 提高了计算速度 (目前最理想的算法)



2、DFT的特点及FFT的思想

FFT算法分成两大类：

- 针对N等于2的整数次幂的算法，如：基2算法、基4算法、实因子算法和分裂基算法
- 针对N不等于2的整数次幂的算法，如：以Winograd为代表的
一类算法(素因子法PFA、Winograd算法WFTA)



3、基-2算法的FFT的基本思路

基2 FFT算法也称**Cooley—Tukey**(库利—图基)算法

- 序列的长度是2的整数幂时, 将 $x(n)$ 分解 (抽取) 成较短的序列, 然后从这些序列的DFT中求得 $X(k)$ 的方法

(1)按时间抽取的FFT算法

$$X(k) = \sum_{n=0}^{4-1} x(n)W_4^{kn}$$

- 以 $N = 2^2 = 4$ 为例的DFT (16次复数乘法)

$$k = 0 \quad X(0) = x(0)W_4^0 + x(1)W_4^0 + x(2)W_4^0 + x(3)W_4^0$$

$$k = 1 \quad X(1) = x(0)W_4^0 + x(1)W_4^1 + x(2)W_4^2 + x(3)W_4^3$$

$$k = 2 \quad X(2) = x(0)W_4^0 + x(1)W_4^2 + x(2)W_4^4 + x(3)W_4^6$$

$$k = 3 \quad X(3) = x(0)W_4^0 + x(1)W_4^3 + x(2)W_4^6 + x(3)W_4^9$$

$$\begin{bmatrix} X(0) \\ X(1) \\ X(2) \\ X(3) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} W_4^0 & W_4^0 & W_4^0 & W_4^0 \\ W_4^0 & W_4^1 & W_4^2 & W_4^3 \\ W_4^0 & W_4^2 & W_4^4 & W_4^6 \\ W_4^0 & W_4^3 & W_4^6 & W_4^9 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x(0) \\ x(1) \\ x(2) \\ x(3) \end{bmatrix}$$

$$W_N^0 = 1$$

$$W_N^{mN} = 1$$

$$\begin{bmatrix} X(0) \\ X(1) \\ X(2) \\ X(3) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & W_4^1 & W_4^2 & W_4^3 \\ 1 & W_4^2 & 1 & W_4^6 \\ 1 & W_4^3 & W_4^6 & W_4^9 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x(0) \\ x(1) \\ x(2) \\ x(3) \end{bmatrix}$$

$$W_N^{(mN + N/2)} = -1$$

$$\begin{bmatrix} X(0) \\ X(1) \\ X(2) \\ X(3) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & W_4^1 & -1 & W_4^3 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & W_4^3 & -1 & W_4^9 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x(0) \\ x(1) \\ x(2) \\ x(3) \end{bmatrix}$$

$$W_N^{(r+N/2)} = -W_N^r$$

$$\begin{bmatrix} X(0) \\ X(1) \\ X(2) \\ X(3) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & W_4^1 & -1 & -W_4^1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -W_4^1 & -1 & W_4^1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x(0) \\ x(1) \\ x(2) \\ x(3) \end{bmatrix}$$

第二行和第
三行互换
第二列和第
三列互换
x(1)和x(2)
互换
矩阵等式不变

只和 $x(0), x(2)$ 有关

$$\begin{bmatrix} X(0) \\ X(1) \\ X(2) \\ X(3) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & W_4^1 & -W_4^1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -W_4^1 & W_4^1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x(0) \\ x(2) \\ x(1) \\ x(3) \end{bmatrix}$$

1次复数乘法

只和 $x(1), x(3)$ 有关



N点的DFT是否可以分成两组N/2点的DFT?

- 设序列 $x(n)$ 的长度为 $N=2^r$, $x(n)$ 被分解 (抽取) 成两个子序列, 每个长度为 $N/2$.
- 第一个序列 $g(n)$ 由 $x(n)$ 的偶数项组成:

$$g(n) = x(2n) \quad n = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1$$

- 第二个序列 $h(n)$ 由 $x(n)$ 的奇数项组成

$$h(n) = x(2n + 1) \quad n = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1$$

- 
- $x(n)$ 的 N 点的DFT表示为:

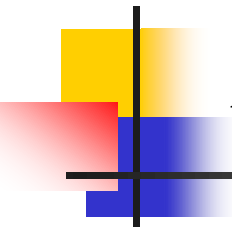
$$\begin{aligned} X(k) &= \sum_{n=0}^{N-1} x(n) W_N^{nk} \\ &= \sum_{r=0}^{N/2-1} g(r) W_N^{2rk} + \sum_{r=0}^{N/2-1} h(r) W_N^{(2r+1)k} \\ &= \sum_{r=0}^{N/2-1} g(r) W_{N/2}^{rk} + W_N^k \sum_{r=0}^{N/2-1} h(r) W_{N/2}^{rk} \\ &= G(k) + W_N^k H(k) \quad k = 0, 1, 2 \dots N \end{aligned}$$



N/2点的DFT



N/2点的DFT


$$X(k) = G(k) + W_N^k H(k) \quad (k = 0, 1, 2, \dots, \frac{N}{2} - 1)$$

主值周期为N/2的X(k)

$$G(k + \frac{N}{2}) = G(k)$$

$$H(k + \frac{N}{2}) = H(k)$$

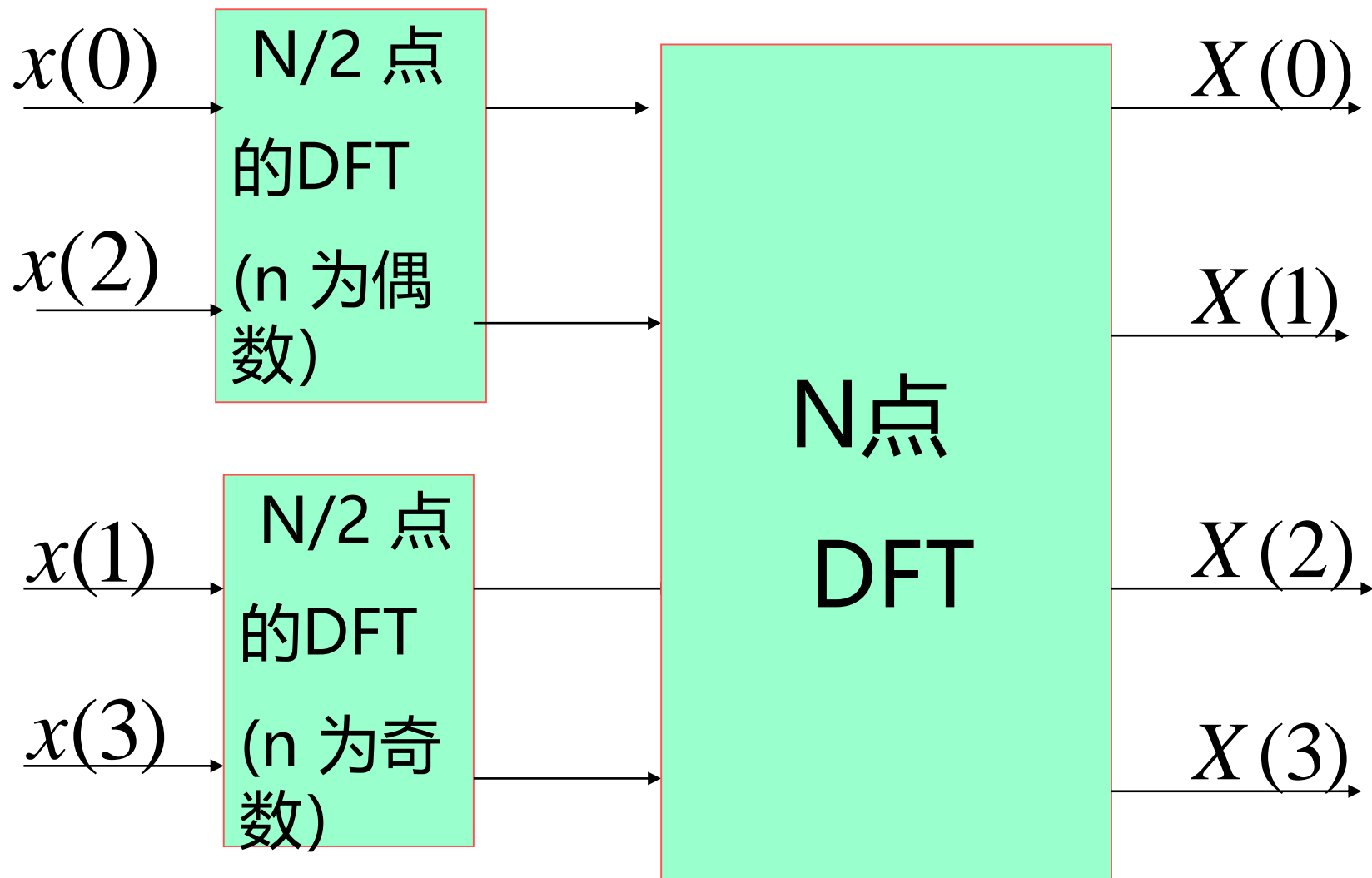
$$W_N^{(k + \frac{N}{2})} = W_N^{\frac{N}{2}} W_N^k = -W_N^k$$

如果N/2为偶数，
还可以再次进行
分解，直到只剩
下2点的DFT

$$X(k + \frac{N}{2}) = G(k) - W_N^k H(k) \quad (k = 0, 1, 2, \dots, \frac{N}{2} - 1)$$

另外主值周期N/2点的X(k)

N=4为例DFT分组

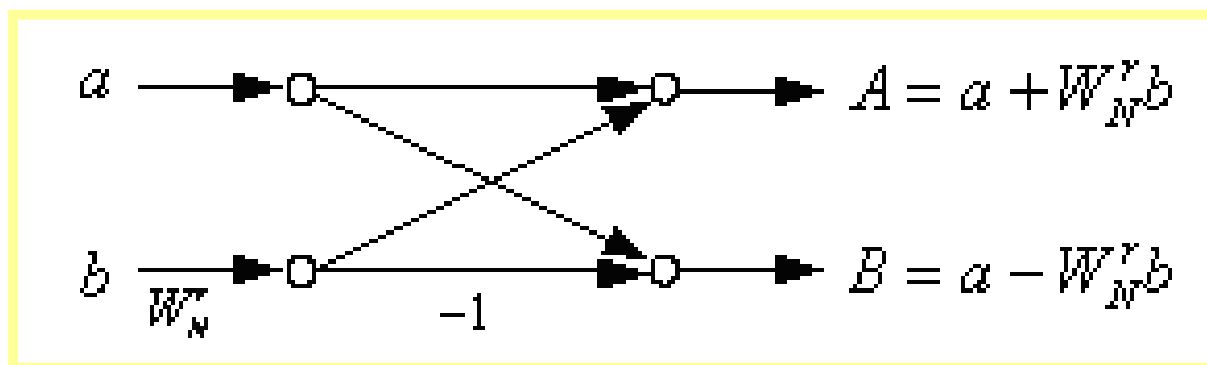


4、FFT算法的特点

基本运算单元为一个蝶形，第m级的蝶形

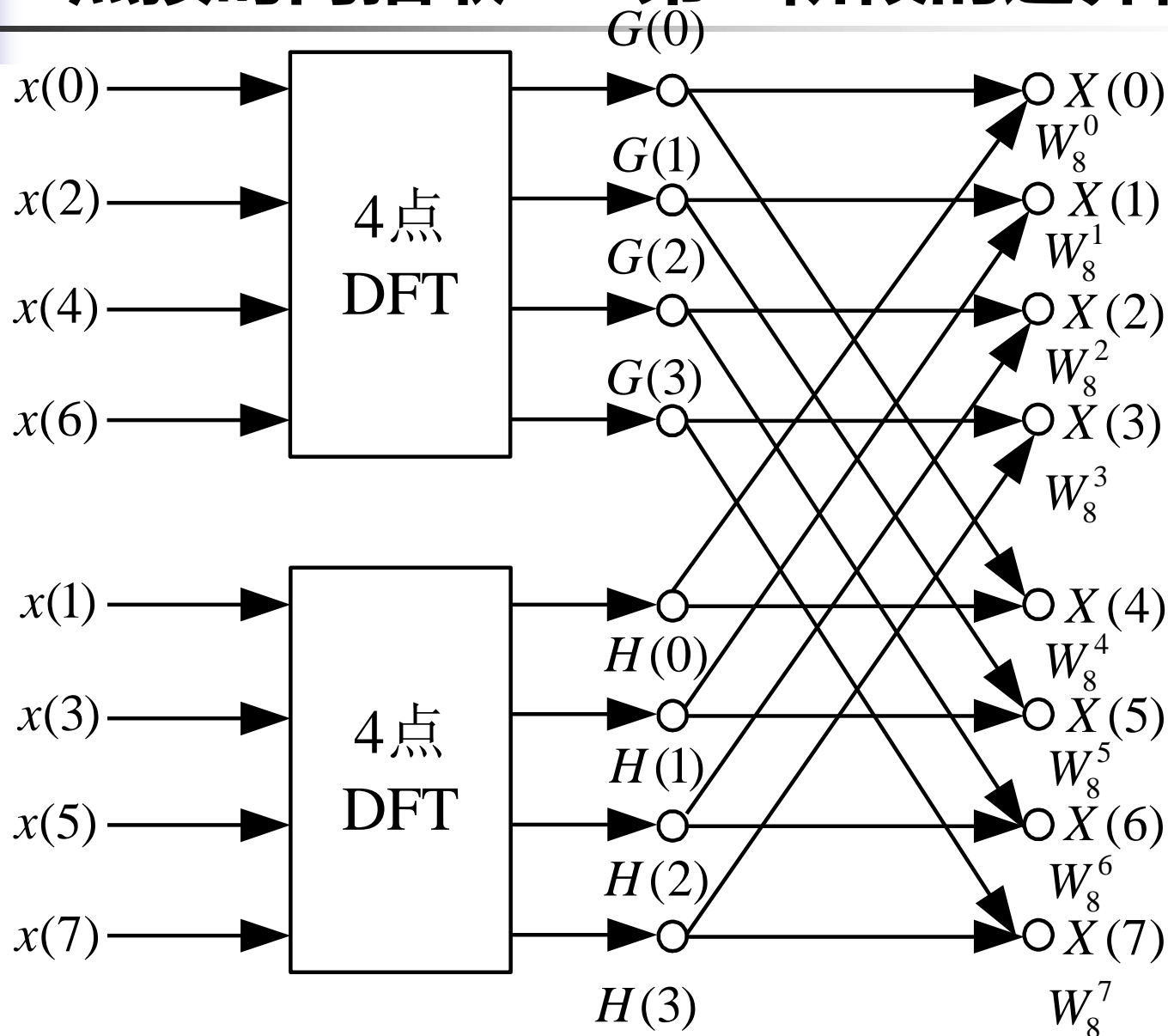
上节点

下节点



- 每一蝶形是独立的
- 每一级中有 $N/2$ 个蝶形

8点按时间抽取FFT第一阶段的运算框图





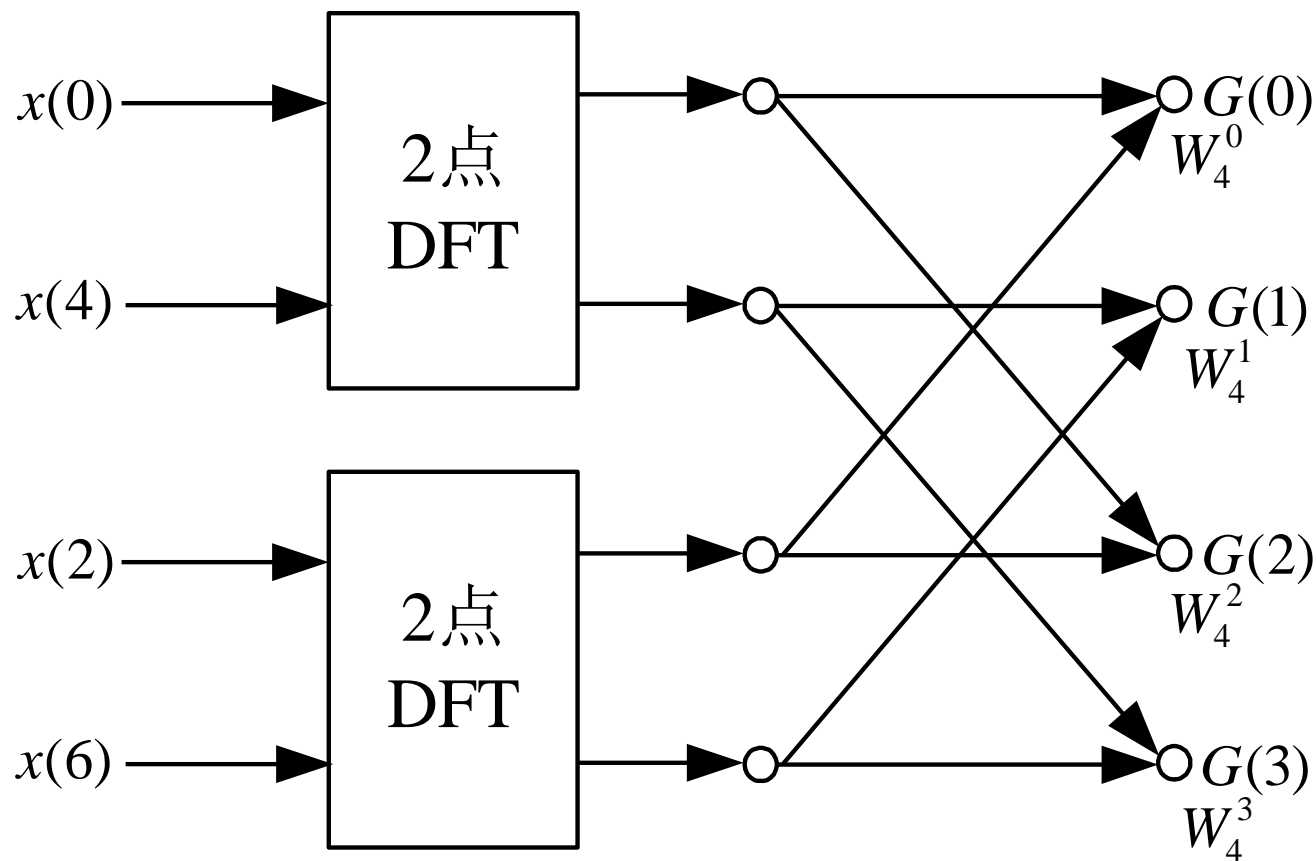
4、FFT算法的特点

由于 $N = 2^M$, $\frac{N}{2} = 2^{M-1}$ 仍为偶数, 因此, 两个 $\frac{N}{2}$ 点 DFT 又可同样进一步分解为 4 个 $\frac{N}{4}$ 点的 DFT。

$$\begin{cases} x_1(2l) = x_3(l) \\ x_1(2l+1) = x_4(l) \end{cases} \quad l = 0, 1, \dots, N/4 - 1$$

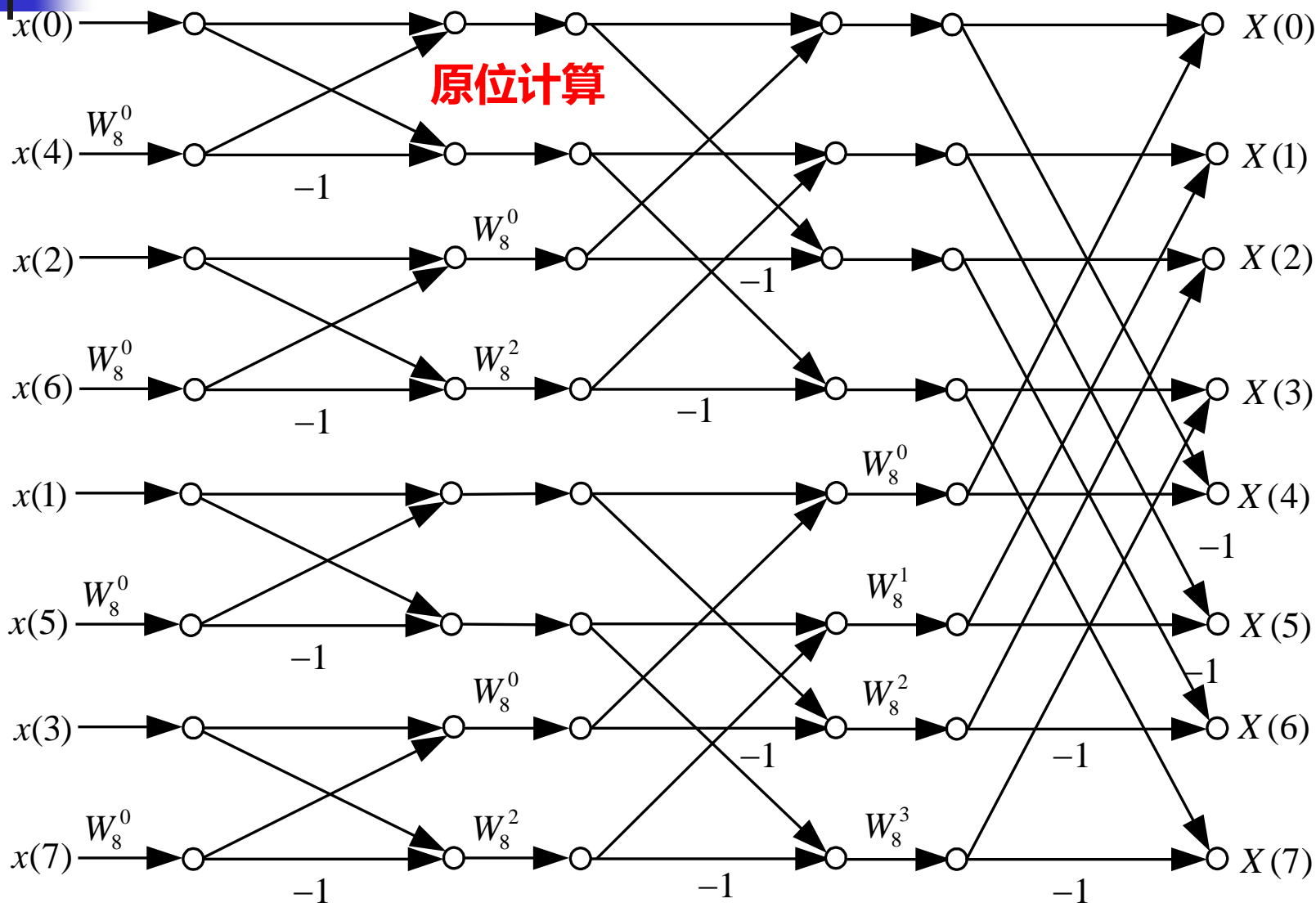
$$\begin{cases} X_1(k) = X_3(k) + W_{N/2}^k X_4(k) \\ X_1(k + \frac{N}{4}) = X_3(k) - W_{N/2}^k X_4(k) \end{cases} \quad k = 0, 1, \dots, \frac{N}{4} - 1$$

按时间抽取FFT将4点DFT分解为两个2点DFT



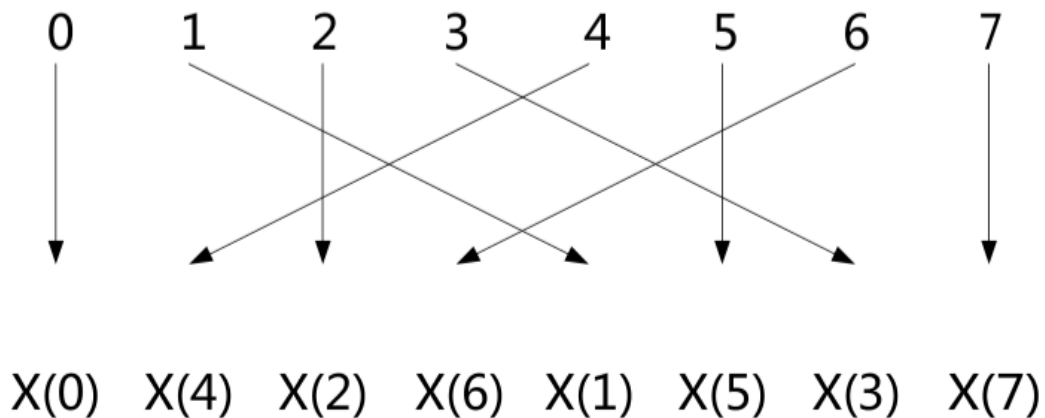
一个完整的8点基2按时间抽取FFT

倒位序



FFT的码址倒序

自然顺序	二进制表示	码位倒置	码位倒置顺序
0	000	000	0
1	001	100	4
2	010	010	2
3	011	110	6
4	100	001	1
5	101	101	5
6	110	011	3
7	111	111	7





FFT的计算量

从上述分析过程可知，在 $N = 2^M$ 时，每一级都由 $N/2$ 个蝶形运算构成，即每级都需要 $N/2$ 次复数乘和 N 次复数加，所以总的复数乘的次数为：

$$\frac{N}{2} \bullet M = \frac{N}{2} \log_2 N$$

总的复数加的次数为：

$$N \bullet M = N \log_2 N$$

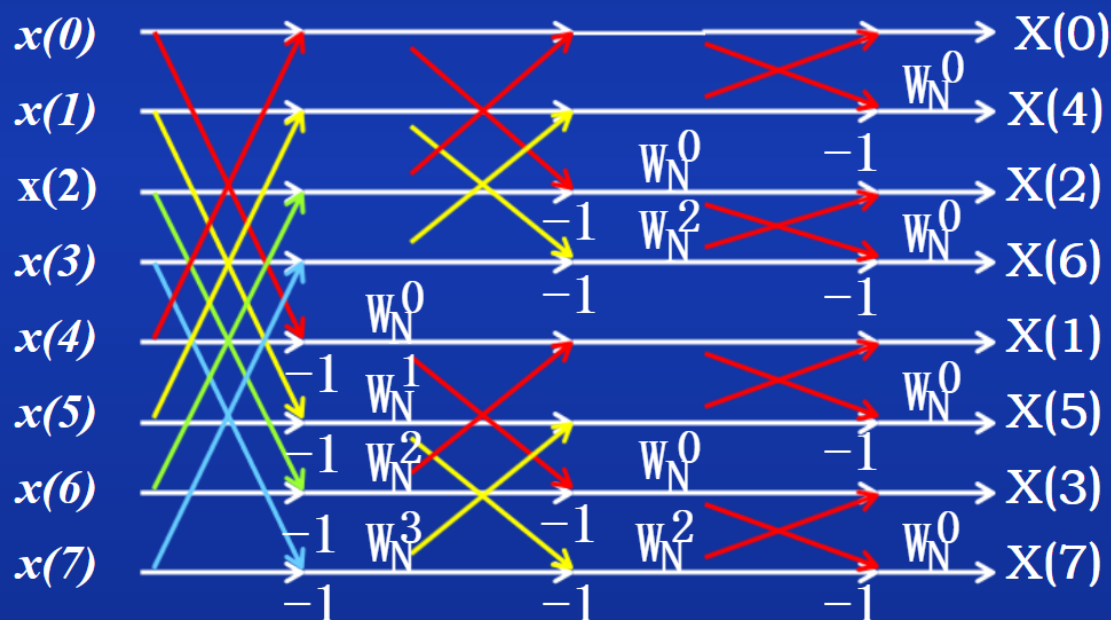
直接计算时复数乘的次数为 N^2 ，加为 $N(N-1)$ 次。当 $N \gg 1$ 时， $N^2 \gg \frac{N}{2} \log_2 N$ ，使运算量大大减少。

基于频域抽取的FFT (DIF)

$$X(k) = \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} \left[x(n) + (-1)^k x\left(n + \frac{N}{2}\right) \right] W_N^{nk}$$

再将N/2点DFT按k的奇偶分解为两个N/4点的DFT,如此进行下去,直至分解为2点DFT。

以下是8点的DIF-DFT流程:





快速离散傅里叶反变换IFFT

FFT算法，同样可以适用于离散傅里叶反变换(IDFT)运算，并简称为IFFT，即快速傅里叶反变换，从IDFT公式看：

$$x(n) = IDFT [X(k)] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) W_N^{-kn}$$

而DFT公式

$$X(k) = DFT [x(n)] = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) W_N^{kn}$$

比较以上两式可知，只要把DFT运算中的每一个系数 W_N^{kn} 换成 W_N^{-kn} ，并且最后再乘以常数 $1/N$ ，则



FFT应用中的注意事项

- 信号离散时，采样频率要满足奈奎斯特频率
- N 一定是2的整数次幂，若不是，要补若干个零，凑成2的整数次幂
- 数据长度要取得足够长

NT_s ：数据的实际长度

φ ：频率分辨率，DFT中谱线间的最小间隔，等于
信号基波频率 f_0 $\varphi = \frac{1}{NT_s}$



FFT的应用

- **利用FFT求线性卷积**
- **利用FFT求线性相关**
- **利用FFT作连续时间信号的频谱分析**
 - **时间有限信号**
 - **频率有限信号**
 - **连续周期信号**

FFT的应用

令 $N = 2^m \geq M + L - 1$

$$x(n) = \begin{cases} x(n) & 0 \leq n \leq L-1 \\ 0 & L \leq n \leq N-1 \end{cases} \quad h(n) = \begin{cases} h(n) & 0 \leq n \leq M-1 \\ 0 & M \leq n \leq N-1 \end{cases}$$

则 $y(n) = x(n) * h(n) = x(n) \textcircled{N} h(n)$

1) $H(k) = FFT[h(n)] \quad \frac{N}{2} \log_2 N$

2) $X(k) = FFT[x(n)] \quad \frac{N}{2} \log_2 N$

3) $Y(k) = H(k)X(k) \quad N$

4) $y(n) = IFFT[Y(k)] \quad \frac{N}{2} \log_2 N$

总运算量: $m_F = 3 \times \frac{N}{2} \log_2 N + N$ 次乘法



连续信号离散化时

- **采样频率：必须满足采样定理，否则容易引起频谱混叠。**
- **采样信号的截断长度：必须取信号的一个基本周期或基本周期的整数倍长度，否则容易引起频谱泄露。**

由于截取信号长度不当，从原来比较集中的谱线，出现了分散的扩展谱线



时限连续信号

- 一般时限信号具有无限带宽，根据时域采样定理，无论怎样减小采样间隔 T_s ，都不可避免产生频谱混叠。且过度减小采样间隔，会极大地增加DFT计算工作量和计算机存储单元，实际应用中不可取
- 解决方法：
 - 利用抗混叠滤波器去除连续信号中次要的高频成分，再进行采样
 - 选取合适的 T_s ，使混叠产生的误差限制在允许范围之内



频率有限信号

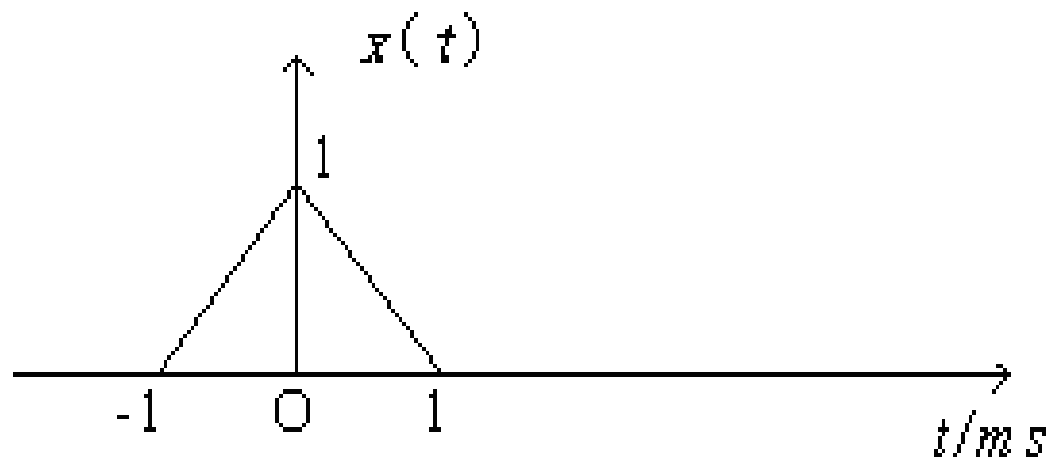
- 带限信号的采样频率选取比较容易，但一般带限信号时宽无限，不符合DFT在时域对信号的要求，要进行**加窗截断**
- 离散周期信号当长度截断不当时会产生**频谱泄漏**现象
- 处理方法：
 - **加大窗宽**，减少谱峰下降和频带扩展的影响，但是信号时宽加大，经采样后增大序列长度，增加DFT的计算量及计算机存储单元
 - **选取形状合适的窗函数**。矩形窗在时域的突变导致了频域中高频成分衰减慢，造成的频谱泄漏最严重，而三角形窗、升余弦窗（Hanning窗）、改进的升余弦窗（Hamming窗）等在频域有较低的旁瓣，使频谱泄漏现象减弱



连续周期信号

- 连续周期信号是非时限信号，作DFT处理时也要加窗截断
- 当截断长度正好是信号周期时，不会产生频谱泄漏，但当截断长度不是信号周期时，会产生频谱泄漏
- 处理方法：合理地选取截断长度（整周期截断）

例1 利用DFT/FFT求图示三角脉冲的频谱，假设信号最高频率取 $f_m = 25\text{kHz}$ ， 要求谱率分辨率 $f_0 = 100\text{Hz}$



- 
- **解：**由 f_m 得出对最大采样间隔 T_s 的要求

$$T_s \leq \frac{1}{2f_m} = \frac{1}{2 \times 25 \times 10^3} = 0.02ms$$

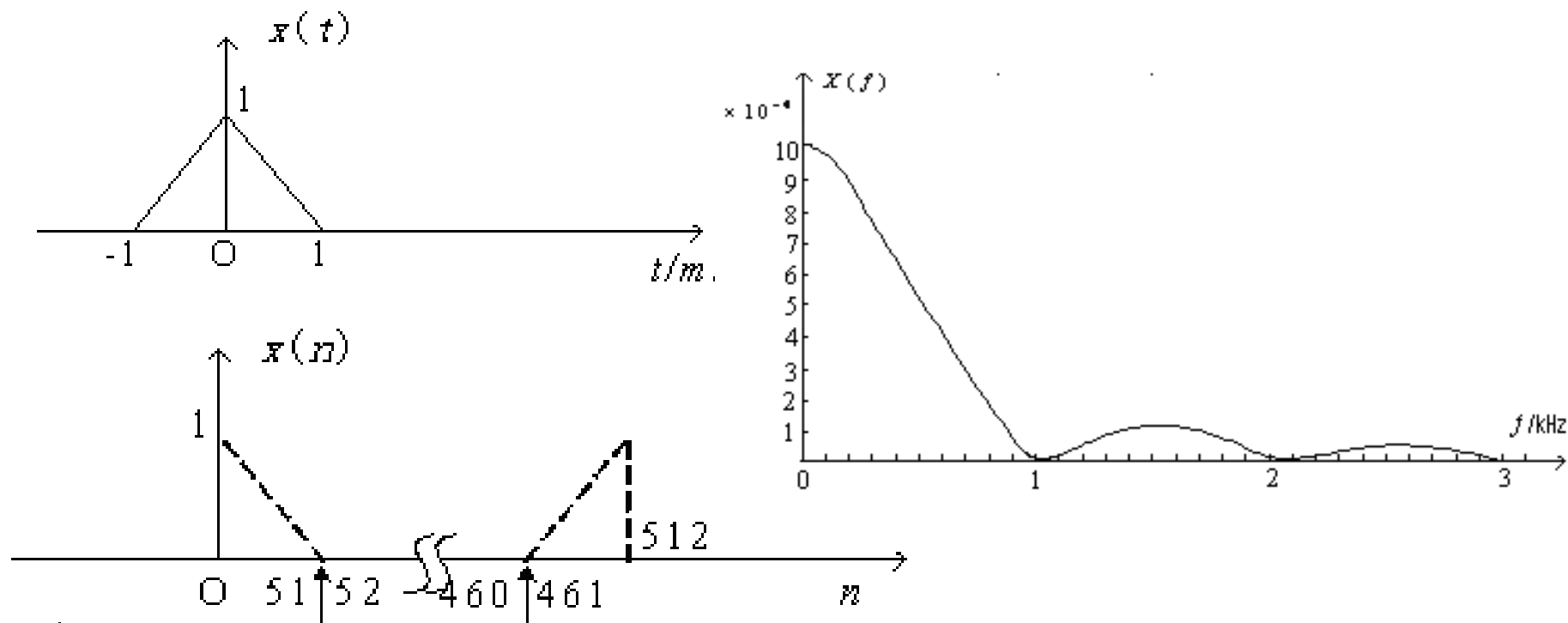
- 由频率分辨率决定数据记录长度 $T_0 = \frac{1}{f_0} = \frac{1}{100} = 10ms$

- 采样点数 $N = \frac{T_0}{T_s} \geq \frac{10}{0.02} = 500$

- 取 $N = 512 = 2^9$ ，便于基2-FFT运算，由于 N 修正了， T_s 也应修正为

$$T_s = \frac{T_0}{N} = \frac{10 \times 10^{-3}}{512} = 19.53125 \mu s$$

- $x(t)$ 采样后经过周期延拓，然后取主值区间所得 $x(n)$ ($n:0-511$)。经FFT运算后得到如下图所示的频谱，它是对 $X(kf_0)$ 的幅值乘上 T_s 因子，然后画出的包络线





课后作业

- 作业： P187
 - 习题12、 13、 17
- 课后预习：
 - Z变换

