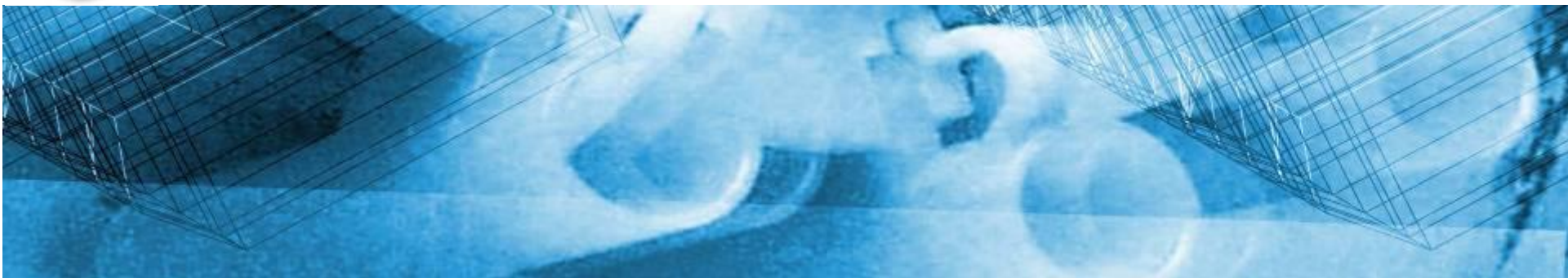




西南交通大学



电子测量技术

秦 娜

qinna@swjtu.cn

电气工程学院





第5章 信号的分析及处理

5.1 信号的采样

5.2 数字化电气测量常用算法 重点：谐波分析

5.3 频谱分析 重点：2, 4, 8点蝶形流图

5.4 数字滤波 不讲





5.1 信号的采样

- 奈奎斯特采样定理
- 频谱混叠



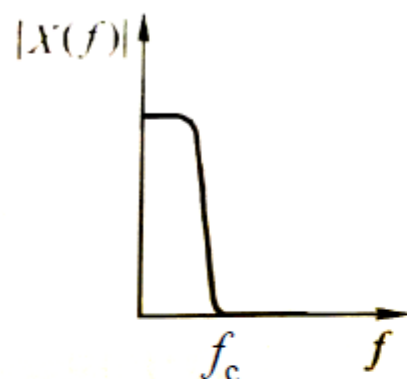


1. 奈奎斯特采样定理

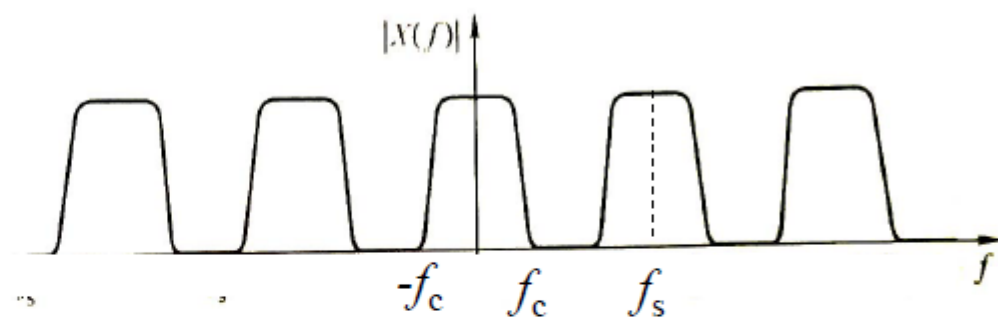
为保证采样后的信号能真实地保留原模拟信号的信息，采样频率**至少**应为信号**最高频率的2倍**。

采样定理说明了采样频率与信号频谱之间的关系，是连续信号离散化的**基本依据**。





带宽为 f_c 的信号



采样后的频谱 ($f_s > 2f_c$)

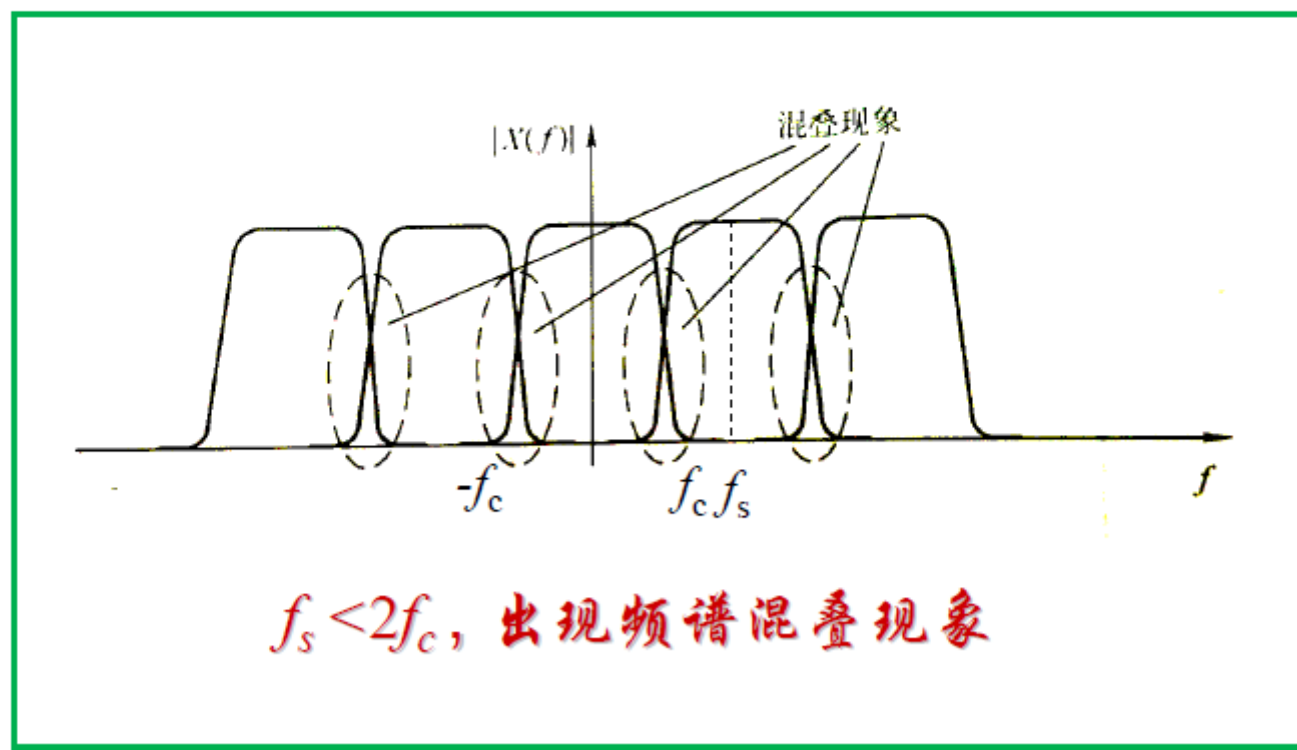
能够根据采样后的信号**准确地恢复**原信号。

实际中采样频率通常选择为被测信号最高频率的**3~5倍**。





2. 频谱混叠





2. 频谱混叠

当采样频率小于 $2f_{\max}$ 时，频谱图中高频与低频部分发生重叠，这种现象称为频谱混叠。



一旦出现频谱混叠，信号复原时将丢失原始信号中的高频信息。





在实际工程中往往会遇到频带较宽，甚至无限宽的信号。

采样频率如何设置才能避免混叠？

此时要避免混叠，必须采用抗混叠低通滤波器，令其截止频率小于等于 $f_s/2$ ，滤掉信号中大于 $f_s/2$ 的频率成分，迫使其最高频率变成有限。





5.2 数字化电气测量的常用算法



有效值的计算

本学期不考



谐波分析



2. 谐波分析

重要!

电力系统中大容量电力设备、用电整流或换流设备以及其它非线性负荷造成电力网内的**谐波分量**，导致**波形畸变**，影响电网的电能质量。因此需要对电网中的电压和电流进行谐波分析，找到电力网谐波治理及改善的方法。

★ 对信号进行谐波分析，主要是分析**各次谐波含量**、**含有率**及**谐波总畸变率**等参数。





畸变的周期性电流可分解为傅里叶级数：

所考虑谐波的最高次数

幅值

工频角频率

$$i(t) = \sum_{h=1}^M \sqrt{2} I_h \sin(h \omega_1 t + \beta_h)$$

谐波次数

★ 谐波电流含量：

$$I_H = \sqrt{\sum_{h=2}^M I_h^2}$$

h次谐波均方根值，有效值





★ h 次谐波电流的含有率：

$$\text{HRI}_h = \frac{I_h}{I_1} \times 100\%$$

\swarrow h 次谐波均方根值，有效值
 \nwarrow 基波均方根值，有效值

★ 总畸变率（反映谐波引起的畸变波形偏离正弦波形的程度）：

$$\text{THD}_I = \frac{\sqrt{\sum_{h=2}^M I_h^2}}{I_1} \times 100\%$$





■ 谐波分析常用算法

对周期为 T 的电流信号 $i(t)$ ，每周期采样 N 次，得到电流采样信号 $i(k\frac{T}{N})$ ，简写为 i_k ，
即：

$$\{i_k\} = i_0, i_1, i_2, \dots, i_{N-1}$$





对于该有限长的时间序列，求该序列的离散傅里叶变换，得频谱序列 $\{\dot{I}_h\}$ ，即：

$$\dot{I}_h \approx \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} i_k e^{-j\frac{2\pi}{N}kh}$$

k 为采样点， h 为谐波次数
 $h = 0, 1, 2, \dots, N-1$
 i_k 为电流采样信号

由于

根据欧拉公式 $e^{ix} = \cos x + i \sin x$
指数函数 三角函数

$$\dot{I}_h = \frac{1}{2} (a_h - j b_h)$$

a_h 为 h 次谐波的余弦项系数
 b_h 为 h 次谐波的正弦项系数





对于该有限长的时间序列，求该序列的离散傅里叶变换，得电流信号的频谱序列 $\{I_h\}$ ，
即：

$$I_h \approx \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} i_k e^{-j\frac{2\pi}{N}kh} \quad h = 0, 1, 2, \dots, N-1$$

h次谐波的余弦项系数 $a_h = \frac{2}{N} \left[i_0 + \sum_{k=1}^{N-1} i_k \cos \frac{2kh\pi}{N} \right]$

h次谐波的正弦项系数 $b_h = \frac{2}{N} \left[\sum_{k=1}^{N-1} i_k \sin \frac{2kh\pi}{N} \right]$





则可得 h 次谐波的有效值为:

$$I_h = \sqrt{\frac{a_h^2 + b_h^2}{2}} \quad h = 0, 1, 2, \dots, N-1$$

谐波含有率: $\text{HRI}_h = \frac{I_h}{I_1} \times 100\%$

总畸变率: $\text{THD}_I = \frac{\sqrt{\sum_{h=2}^M I_h^2}}{I_1} \times 100\%$





■ 谐波分析常用算法

对周期为 T 的电流信号 $i(t)$ ，每周期采样 N 次，得到电流采样信号 $i(k\frac{T}{N})$ ，简写为 i_k ，
即：

$$\{i_k\} = i_0, i_1, i_2, \dots, i_{N-1}$$





利用下式确定 a_h 和 b_h 。

$$a_h = \frac{2}{N} \left[i_0 + \sum_{k=1}^{N-1} i_k \cos \frac{2kh\pi}{N} \right]$$

$$b_h = \frac{2}{N} \left[\sum_{k=1}^{N-1} i_k \sin \frac{2kh\pi}{N} \right]$$





则可得 h 次电流谐波的有效值（均方根值）

为：

$$I_h = \sqrt{\frac{a_h^2 + b_h^2}{2}} \quad h = 0, 1, 2, \dots, N-1$$

谐波含有率： $\text{HRI}_h = \frac{I_h}{I_1} \times 100\%$

总谐波畸变率： $\text{THD}_I = \frac{\sqrt{\sum_{h=2}^M I_h^2}}{I_1} \times 100\%$





对于电压信号， h 次谐波的有效值（均方根值）为：

$$U_h = \sqrt{\frac{a_h^2 + b_h^2}{2}} \quad h = 0, 1, 2, \dots, N-1$$

谐波含有率： $\text{HR}U_h = \frac{U_h}{U_1} \times 100\%$

总谐波畸变率： $\text{THD}_U = \frac{\sqrt{\sum_{h=2}^M U_h^2}}{U_1} \times 100\%$





电力系统中的电流或电压能够满足狄里赫利条件，可以分解为傅里叶级数。

$$f(t) = \frac{a_0}{2} + \sum_{h=1}^{\infty} [a_h \cos(h\omega t) + b_h \sin(h\omega t)] = \frac{a_0}{2} + \sum_{h=1}^{\infty} A_h \sin(h\omega t + \phi_h)$$

连续信号

其中

$$a_0 = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(\omega t) d(\omega t)$$

$$a_h = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(\omega t) \cos(h\omega t) d(\omega t)$$

$$b_h = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(\omega t) \sin(h\omega t) d(\omega t)$$

h 次谐波的幅值

$$A_h = \sqrt{a_h^2 + b_h^2}$$

$$\phi_h = \tan^{-1} \left(\frac{a_h}{b_h} \right)$$





由于 A_h 为 h 次谐波的幅值，因此 h 次谐波的有效值（均方根值）为：

有效值 $\frac{A_h}{\sqrt{2}} = \sqrt{\frac{a_h^2 + b_h^2}{2}}$

相一致 $I_h = \sqrt{\frac{a_h^2 + b_h^2}{2}}$

对周期为 T 的电流信号 $i(t)$ ，每周期采样 N 次，得到电流采样序列 i_k ，即：

$$\{i_k\} = i_0, i_1, i_2, \dots, i_{N-1}$$





则

$$a_h = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(\omega t) \cos(h\omega t) d(\omega t)$$

离散信号

$$a_h = \frac{2}{N} \left[i_0 + \sum_{k=1}^{N-1} i_k \cos \frac{2kh\pi}{N} \right]$$

$$b_h = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(\omega t) \sin(h\omega t) d(\omega t)$$

$$b_h = \frac{2}{N} \left[\sum_{k=1}^{N-1} i_k \sin \frac{2kh\pi}{N} \right]$$

h次电流谐波
的有效值

可得

$$I_h = \sqrt{\frac{a_h^2 + b_h^2}{2}}$$





5.3 频谱分析



频谱分析



DFT变换

Discrete Fourier Transformation





1. 频谱分析

在频域中分析信号的**频率分量**的情况。通过对信号进行傅立叶变换，将信号表示成一个基波分量和许多谐波分量之和的形式，确定信号的频谱。



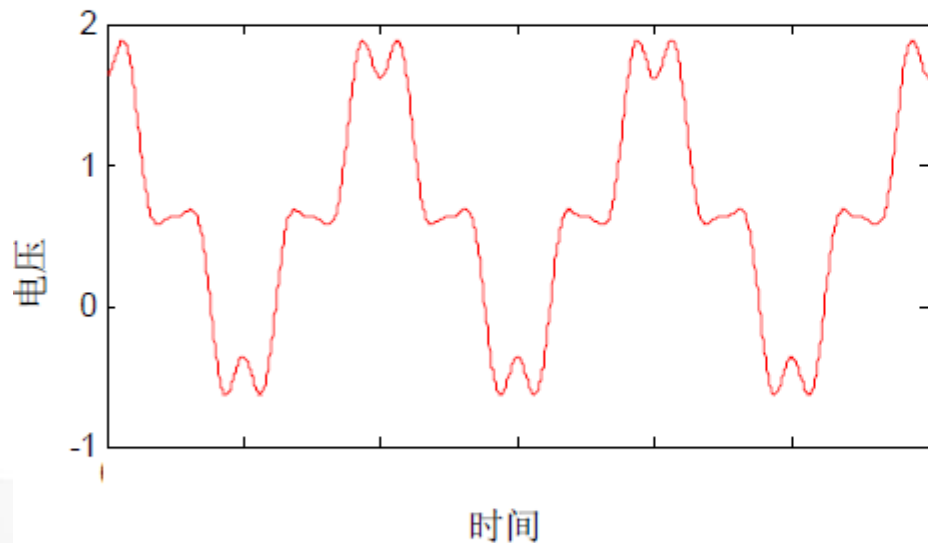


周期信号

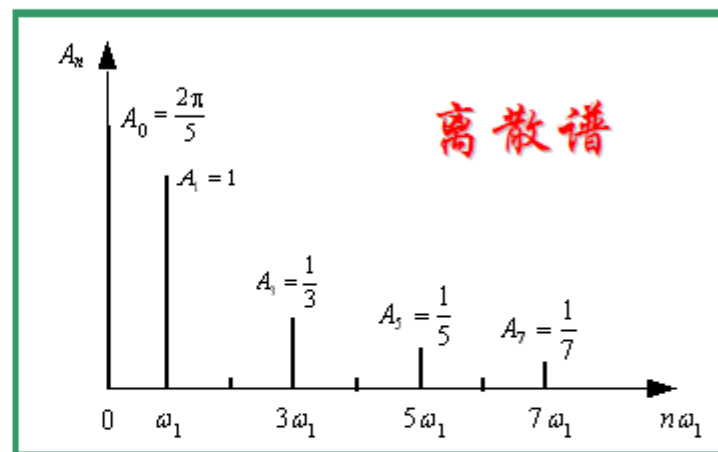
$$U(t) = \frac{\pi}{5} + \cos\omega_1 t + \frac{1}{3}\cos(3\omega_1 t) + \frac{1}{5}\cos(5\omega_1 t + \pi) + \frac{1}{7}\cos(7\omega_1 t + \pi)$$

直流分量 基波分量

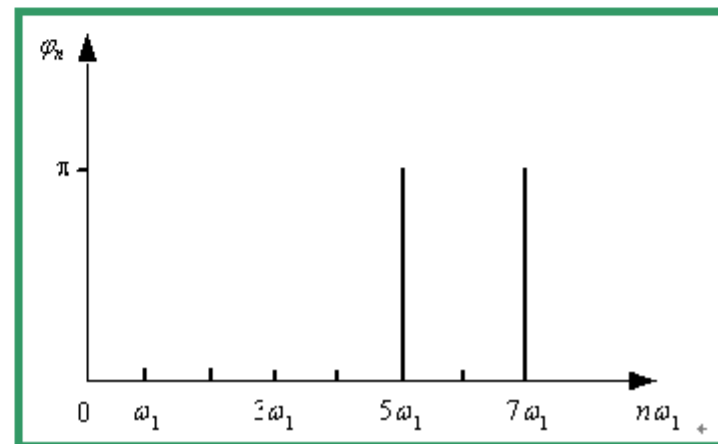
高次谐波



幅值谱

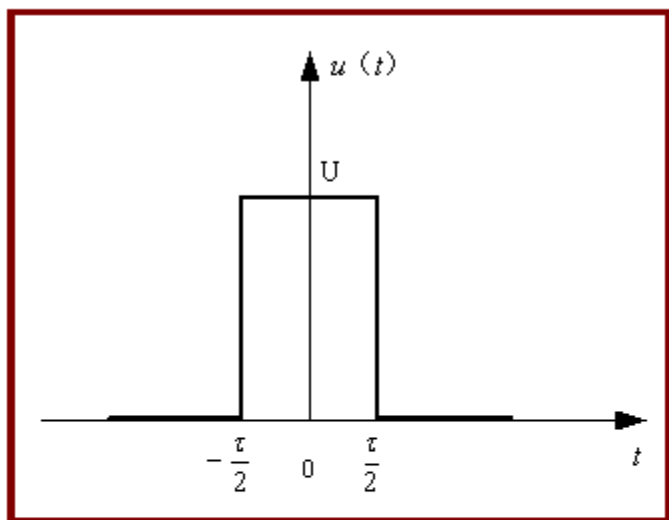


相位谱



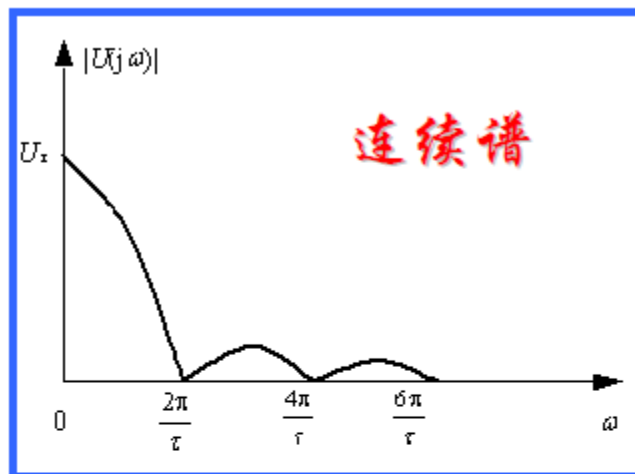


非周期信号

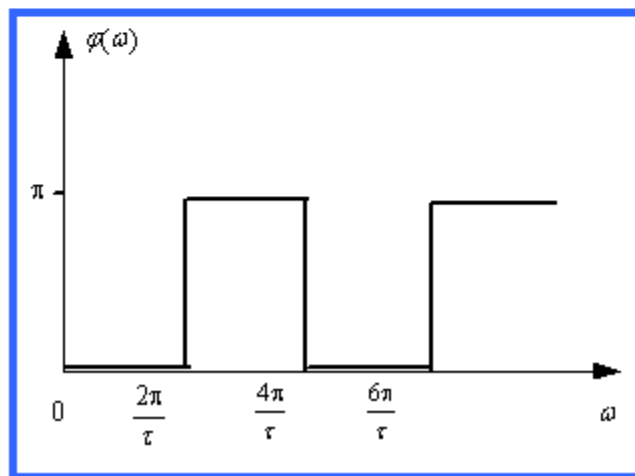


$$u(t) = \begin{cases} U & -\frac{\tau}{2} \leq t \leq \frac{\tau}{2} \\ 0 & t < -\frac{\tau}{2} \text{ 或 } t > \frac{\tau}{2} \end{cases}$$

幅
值
谱



相
位
谱



2. 离散傅里叶变换 (DFT)

Discrete Fourier Transformation

设 $x(n)$ 是一个长度为 M 的有限长序列，则
定义 $x(n)$ 的 N 点离散傅里叶变换为：

$$X(k) = \text{DFT}[x(n)] = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) e^{-j\frac{2\pi}{N}nk} = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) W_N^{nk}$$

旋转因子

$X(k)$ 的离散傅里叶逆变换为：

离散傅里叶
变换的点数

$$x(n) = \text{IDFT}[X(k)] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) e^{j\frac{2\pi}{N}nk} = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) W_N^{-nk}$$

采样信号的序号

$$n = 0, 1, \dots, N-1$$

频谱的序号

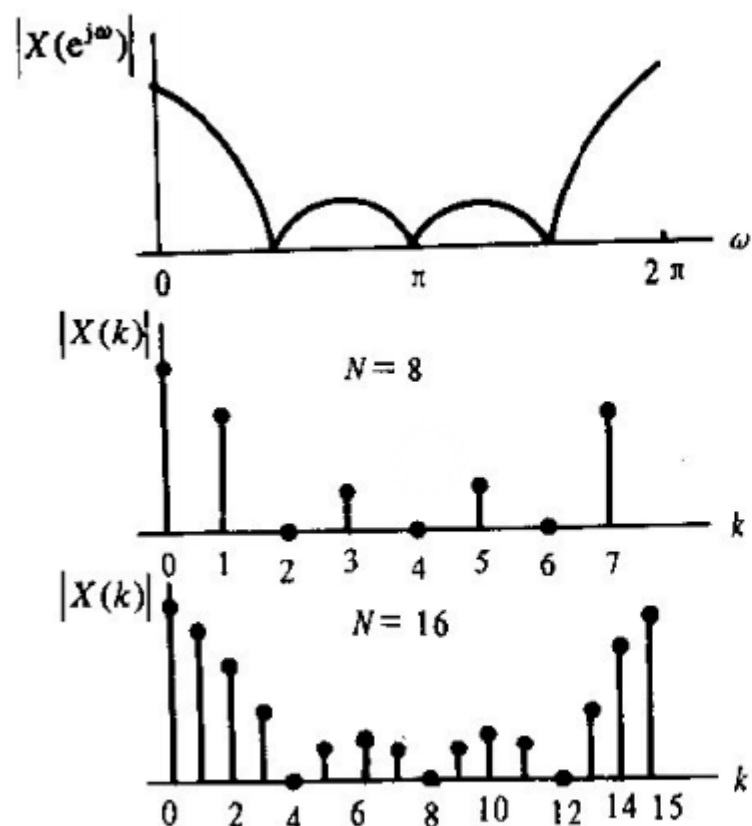
$$k = 0, 1, \dots, N-1$$





通过离散傅里叶变换，有限长的
时间序列变为有限长的频谱序列。





离散时间信号进行离散傅里叶变换后，频谱是**离散**的。

离散傅里叶变换的**点数越多**，**频率分辨率越高**。





要完成全部的DFT的运算要进行 N^2 次复数乘法和 $N(N-1)$ 次复数加法，**计算量太大**，很难实时处理。

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





■ 快速傅里叶变换（FFT）

FFT是离散傅里叶变换的一种快速算法，采用这种算法能使计算机计算DFT所需的乘法次数大为减少。正是它的出现，使离散傅里叶变换得到了广泛的应用。





■ 快速傅里叶变换（FFT）

基本思想：

根据离散傅里叶变换**周期性**和**对称性**的特点，将大抽样点序列的DFT分解为小抽样点序列的DFT的组合，从而减少运算量。





旋转因子 W_N (即 $e^{-j\frac{2\pi}{N}}$) 因子具有两个特性

采样信号的序号
 $n = 0, 1, \dots, N-1$

频谱的序号
 $k = 0, 1, \dots, N-1$

■ 周期性 $W_N^{n(k+N)} = W_N^{nk} = W_N^{(n+N)k}$

根据欧拉公式 $e^{ix} = \cos x + i \sin x$

$$W_N^{n(k+N)} = e^{-j\frac{2\pi}{N}n(k+N)} = e^{-j\frac{2\pi}{N}nk} \boxed{e^{-j2\pi n}} = W_N^{nk} = 1$$

$$W_N^{(n+N)k} = e^{-j\frac{2\pi}{N}(n+N)k} = e^{-j\frac{2\pi}{N}nk} \boxed{e^{-j2\pi k}} = W_N^{nk}$$





■ 对称性 $W_N^{(k+N/2)} = -W_N^k$

$$W_N^{(k+N/2)} = e^{-j\frac{2\pi}{N}(k+N/2)} = e^{-j\frac{2\pi}{N}k} \boxed{e^{-j\pi}} = -W_N^k$$

$= -1$

根据欧拉公式 $e^{ix} = \cos x + i\sin x$





■ 按时间抽取的快速傅里叶变换（DIT）

序列 $x(n)$ 的离散傅里叶变换为：

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

将序列 $x(n)$ 按奇偶项分解为两组

$$\begin{cases} x(2r) = x_1(r) \\ x(2r+1) = x_2(r) \end{cases} \quad r = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1$$





则

$$X(k) = \sum_{r=0}^{N/2-1} \underset{\text{偶数}}{x(2r)} W_N^{2rk} + \sum_{r=0}^{N/2-1} \underset{\text{奇数}}{x(2r+1)} W_N^{(2r+1)k}$$

$$= \sum_{r=0}^{N/2-1} x_1(r) W_N^{2rk} + \sum_{r=0}^{N/2-1} x_2(r) W_N^{(2r+1)k}$$

$$= \sum_{r=0}^{N/2-1} x_1(r) W_N^{2rk} + \underline{W_N^k} \sum_{r=0}^{N/2-1} x_2(r) W_N^{2rk}$$

由于

$$W_N^{2rk} = e^{-j\frac{2\pi}{N} \cdot 2rk} = e^{-j\frac{2\pi}{N/2} \cdot rk} = W_{N/2}^{rk}$$





可得：

频谱的
前半部分

$$X(k) = \sum_{r=0}^{N/2-1} x_1(r) W_{N/2}^{rk} + W_N^k \sum_{r=0}^{N/2-1} x_2(r) W_{N/2}^{rk}$$

$$= X_1(k) + W_N^k X_2(k) \quad (k = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1)$$

其中 $X_1(k)$ 、 $X_2(k)$ 分别是两个小序列 ($N/2$ 点) 的DFT。





同理可得：

频谱的
后半部分

$$X(k + \frac{N}{2}) = X_1(k + \frac{N}{2}) + W_N^{k+N/2} X_2(k + \frac{N}{2})$$

根据周期性：

$$X_1(k + \frac{N}{2}) = X_1(k), \quad X_2(k + \frac{N}{2}) = X_2(k)$$

根据对称性：

$$W_N^{k+N/2} = -W_N^k$$

则：

$$X(k + \frac{N}{2}) = X_1(k) - W_N^k X_2(k) \quad (k = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1)$$

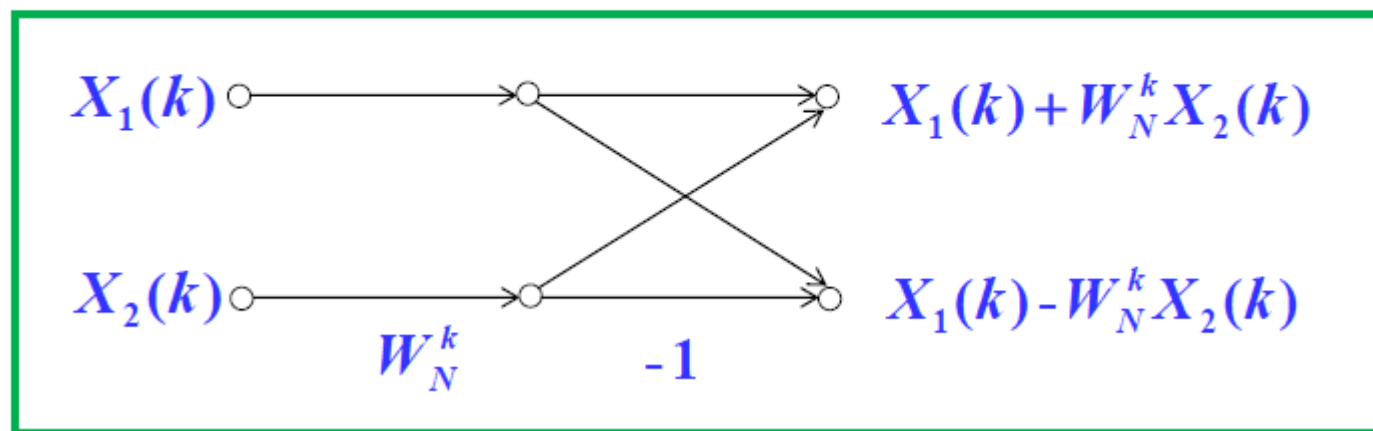




N 点的DFT为:

$$\begin{cases} X(k) = X_1(k) + W_N^k X_2(k) \\ X(k + \frac{N}{2}) = X_1(k) - W_N^k X_2(k) \end{cases}, \quad (k = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1)$$

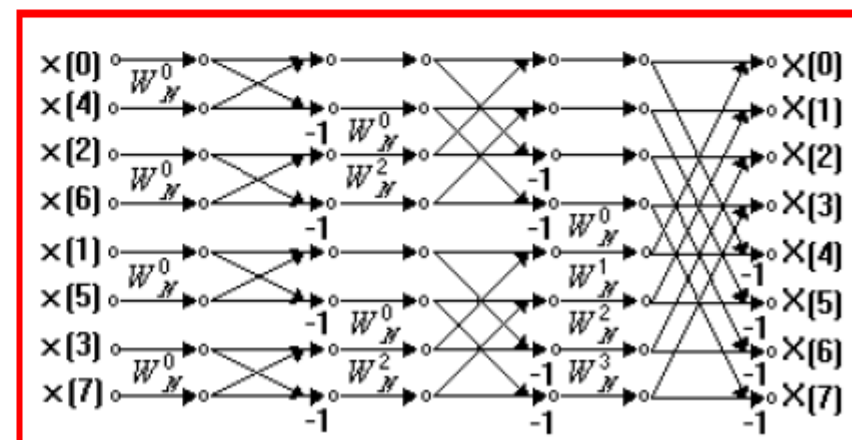
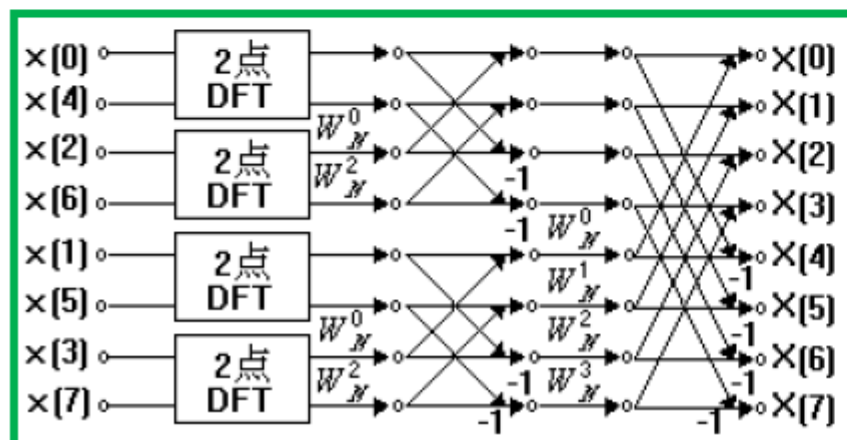
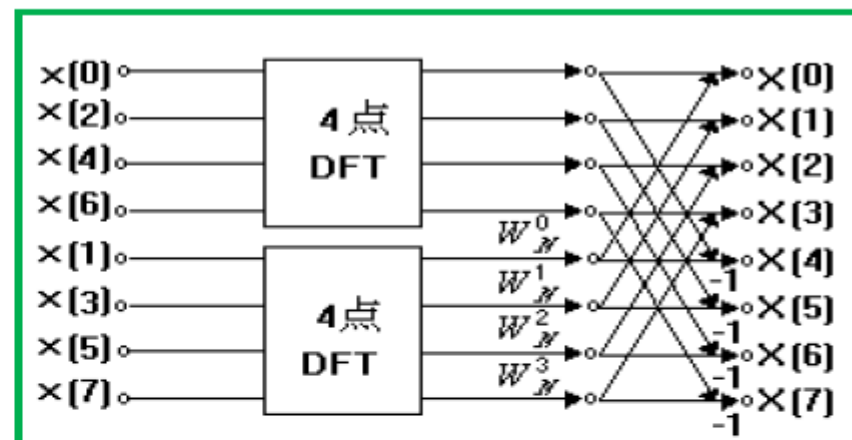
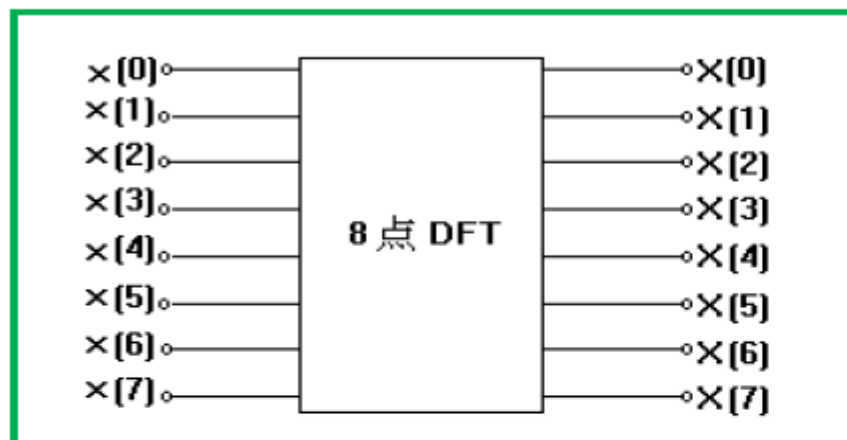
用的蝶形符号来表示





8点FFT运算流程图

重要!





N=8

偶数点序列

奇数点序列

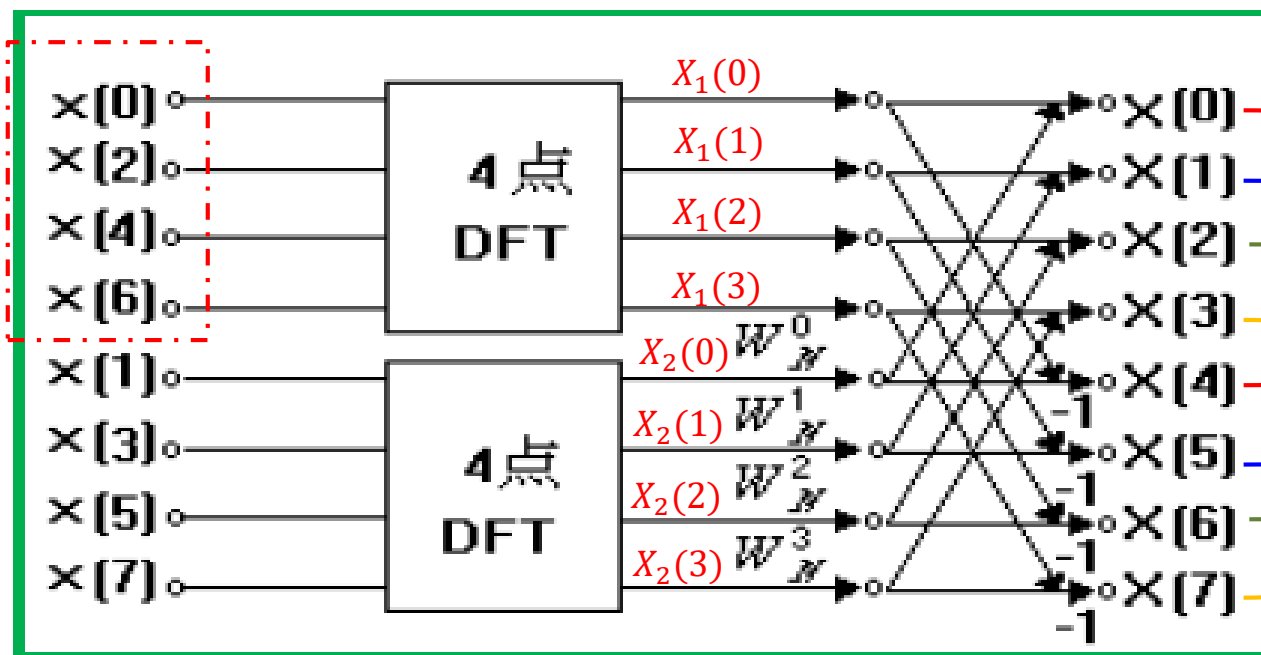
频谱前半部分

频谱后半部分

$$X(k) = X_1(k) + W_N^k X_2(k), \quad (k = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1)$$
$$X(k + \frac{N}{2}) = X_1(k) - W_N^k X_2(k)$$

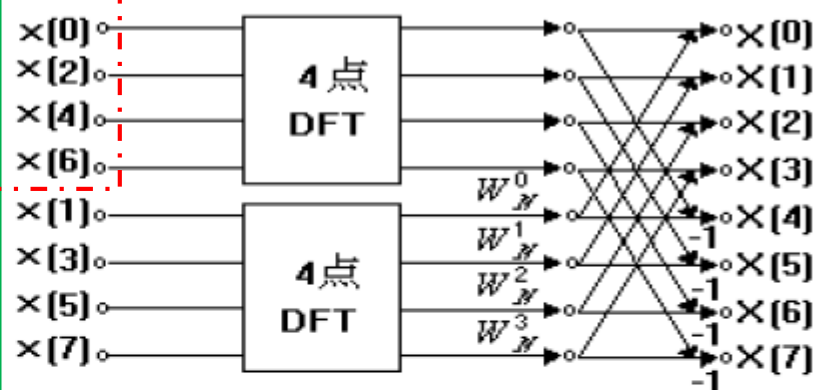
偶数

奇数

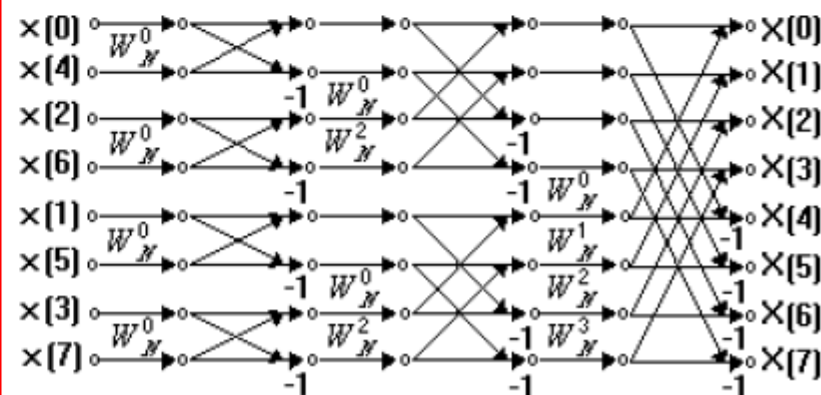
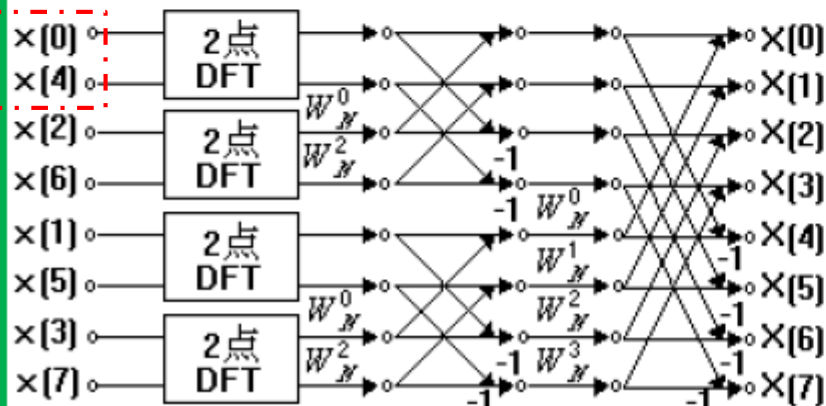




8点FFT运算流程图

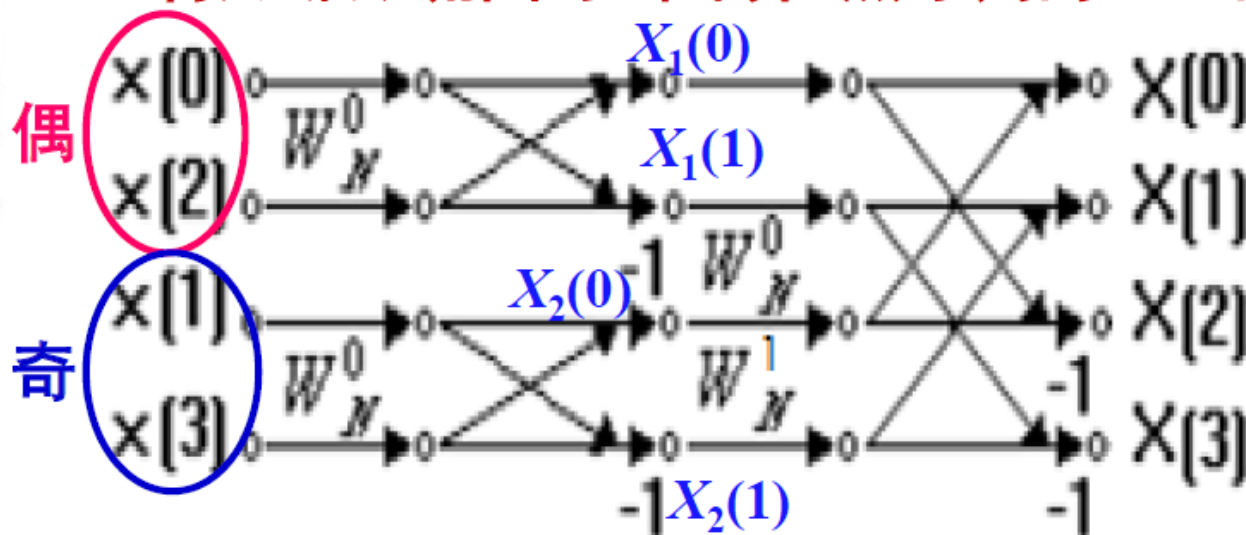


偶数
奇数



重要!!!

利用蝶形流图写出计算4点序列的DFT的表达式



$$W_N^k = e^{-j\frac{2\pi}{N}k}$$

$$W_N^0 = 1$$

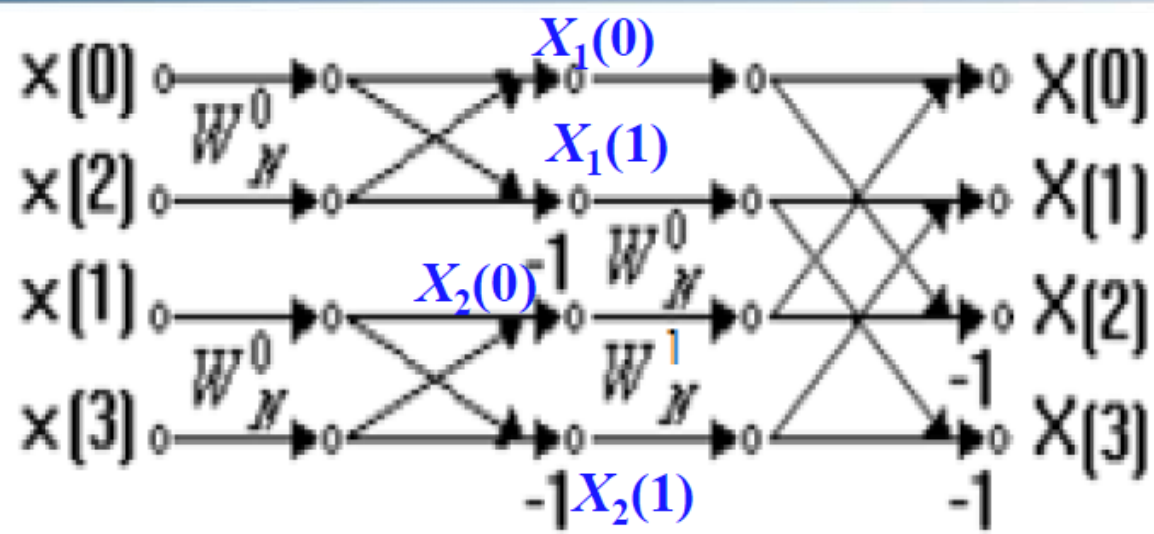
(1) 先算2点DFT

$$X_1(0) = x(0) + W_N^0 x(2) = x(0) + x(2)$$

$$X_1(1) = x(0) - x(2)$$

$$X_2(0) = x(1) + x(3)$$

$$X_2(1) = x(1) - x(3)$$



(2) 再算4点DFT

$$N = 4 \quad W_N^1 = e^{-j\frac{2\pi}{4}} = e^{-j\frac{\pi}{2}} = -j$$

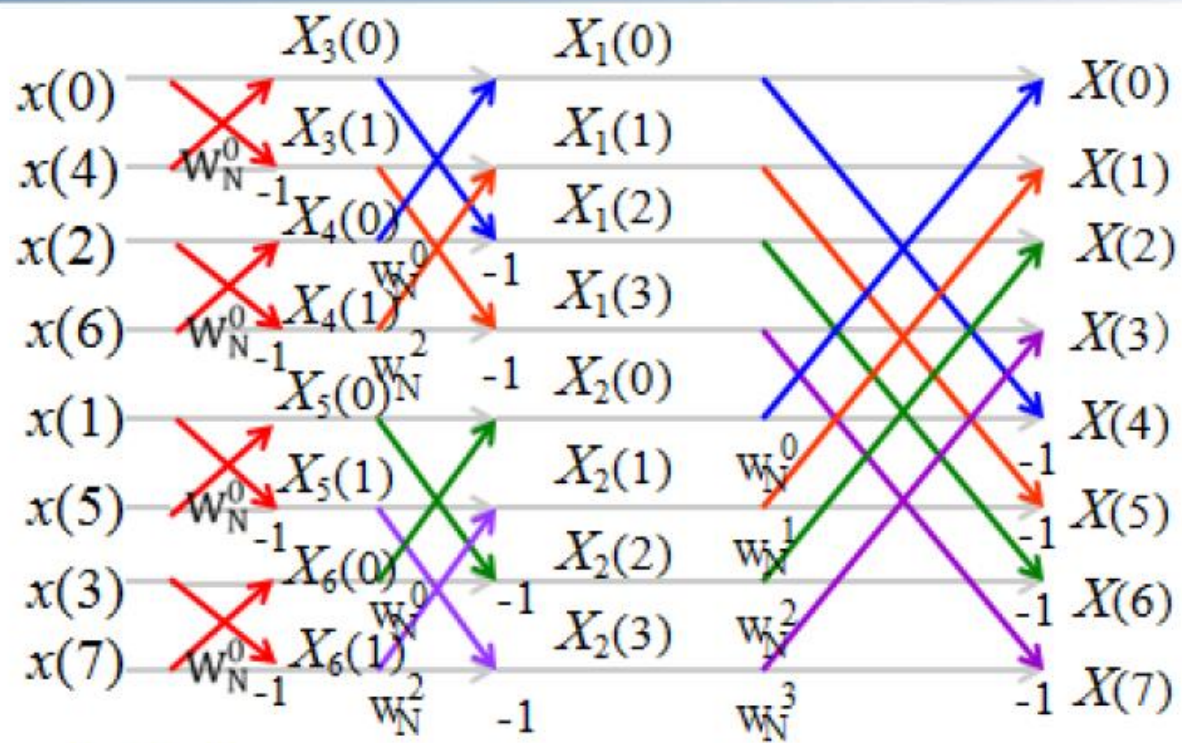
$$X(0) = X_1(0) + W_N^0 X_2(0) = x(0) + x(2) + x(1) + x(3)$$

$$X(1) = X_1(1) + W_N^1 X_2(1) = x(0) - x(2) - j(x(1) - x(3))$$

$$X(2) = X_1(0) - W_N^0 X_2(0) = x(0) + x(2) - x(1) - x(3)$$

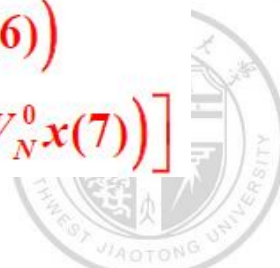
$$X(3) = X_1(1) - W_N^1 X_2(1) = x(0) - x(2) + j(x(1) - x(3))$$





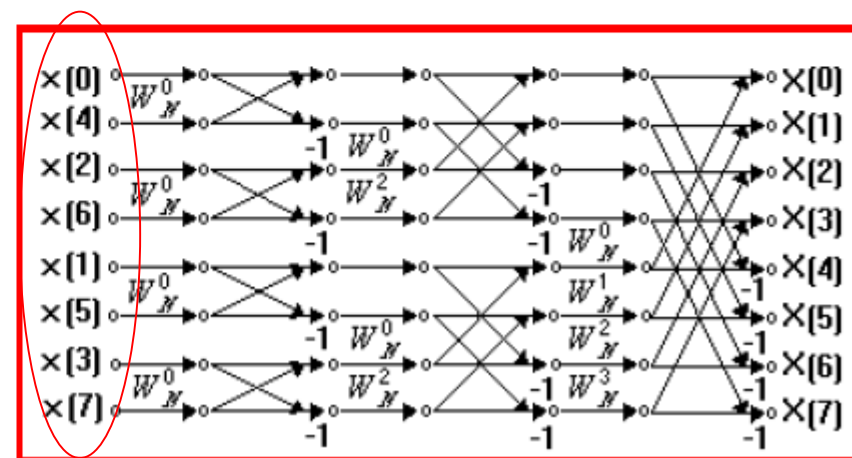
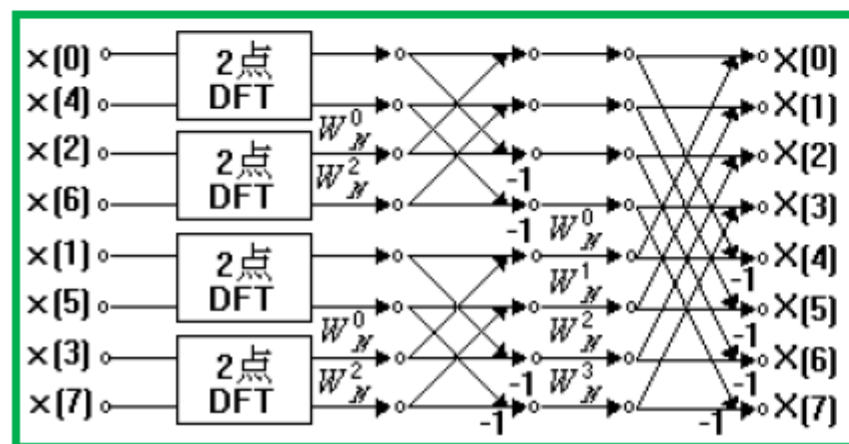
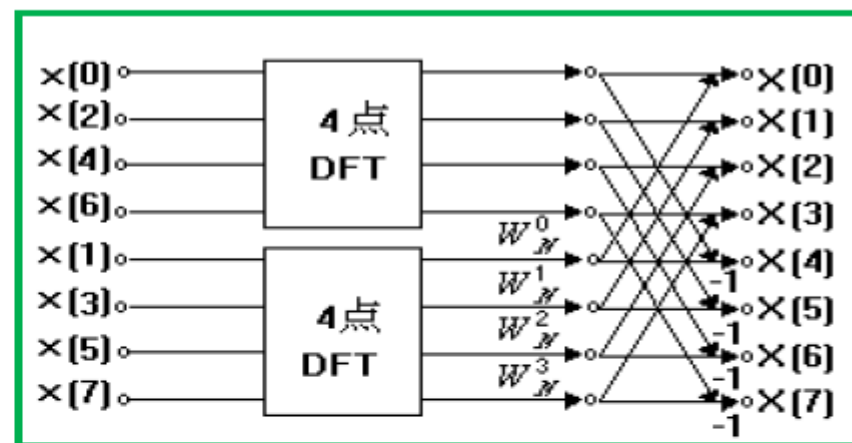
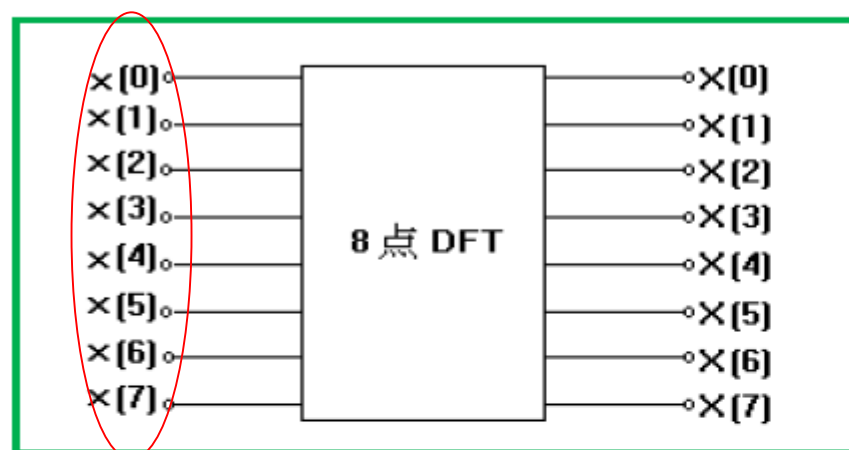
8点序列的DFT表达式 $X(0) = X_1(0) + W_N^0 X_2(0)$

$$\begin{aligned}
 &= X_3(0) + W_N^0 X_4(0) + W_N^0 (X_5(0) + W_N^0 X_6(0)) \\
 &= x(0) + W_N^0 x(4) + W_N^0 (x(2) + W_N^0 x(6)) \\
 &\quad + W_N^0 [x(1) + W_N^0 x(5) + W_N^0 (x(3) + W_N^0 x(7))]
 \end{aligned}$$





8点FFT运算流程图





码位倒置

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算法的两个特点

➤ 原位运算

当数据输入到存储器中以后，每一级运算的结果仍然存储在原来的存储器中，直到最后输出。

原位运算的结构可以节省存储单元，降低设备成本。

➤ 变址

数据一般先按自然顺序输入存储单元，然后通过变址运算将自然顺序的存储变为“码位倒置”的顺序。

