

## 第5章 快速傅立叶变换 (FFT)

主要讨论FFT算法以及具体的实现方法

### § 5.1 DFT 的运算特点和规律

### § 5.2 基2-FFT算法

### § 5.3 IDFT的快速算法 (IFFT)

### § 5.4 实序列的FFT算法

### 第5章小结

### § 5.1 DFT 的运算特点和规律

#### 一、直接计算DFT计算量 $(a+jb)(c+jd)=(ac-bd)+j(ad+bc)$

$$X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n)W_N^{kn} = \sum_{n=0}^{N-1} \{(\text{Re}x \cdot \text{Re}W - \text{Im}x \cdot \text{Im}W) + j(\text{Re}x \cdot \text{Im}W + \text{Im}x \cdot \text{Re}W)\}$$

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

计算一个k值 (如k=0) 的X(k)运算量:

N次 复数乘 (N-1)次 复数加

或4N次 实数乘 2N+2(N-1)=4N-2次 实数加

全部计算N个X(k) ( $k = 0, 1, \dots, N-1$ )

N<sup>2</sup> 次 复数乘 N(N-1) 次 复数加

或4N<sup>2</sup> 次 实数乘 N(4N-2) 次 实数加

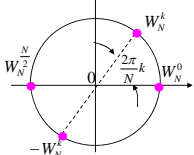
结论: 直接计算N点DFT的计算量和N<sup>2</sup>成正比

例如: 10点 DFT 100次 复数乘

1024点 DFT 1,048,576次 复数乘,

即100多万次复数乘运算

### 二、 $W_N$ 因子的特性



如何利用 $W_N$ 因子的周期性和对称性等, 导出一个高效的快速算法?

1965年 Cooley & Tukey 奠定FFT基础, 把长序列短分解

使得乘法计算量由 $N^2$ 次降为 $\frac{N}{2} \log_2 N$ 次

以1024点为例, 计算量降为5120次, 仅为原来的 4.88%

$$\begin{aligned} 1. \text{周期性} & \begin{cases} W_N^{nk} = W_N^{n(N+k)} = W_N^{k(N+n)} \\ W_N^0 = W_N^{rN} = 1 \end{cases} \\ 2. \text{对称性} & \begin{cases} W_N^{-nk} = W_N^{n(N-k)} = W_N^{k(N-n)} \\ W_N^{(k+\frac{N}{2})} = -W_N^k \\ W_N^{\frac{N}{2}} = -W_N^0 = -1 \end{cases} \\ 3. \text{可约性} & \begin{cases} W_N^{nk} = W_{\frac{N}{m}}^{mnk} = W_{\frac{N}{m}}^{nk/m} \\ W_N^{N/2} = -1 \\ W_N^{(k+N/2)} = -W_N^k \end{cases} \end{aligned}$$

$$4. \text{正交性} \quad \sum_{k=0}^{N-1} W_N^{kn} = \frac{1-W_N^{nN}}{1-W_N^n} = \frac{1-e^{-j\frac{2\pi}{N}nN}}{1-e^{-j\frac{2\pi}{N}n}} = \begin{cases} N & \text{当 } n=rN, r \text{ 为整数} \\ 0 & \text{当 } n \text{ 为其它} \end{cases}$$

### 三、结论

快速傅里叶变换 (FFT: Fast Fourier Transform) 就是在这些特性基础上发展起来的:

- (1) 利用DFT旋转因子的对称性、周期性和可约性等特性, 合并DFT运算中的某些项;
- (2) 将长序列分解为短序列, 从而减少其运算量。
- (3) 因合并与分解方法的不同产生了多种FFT算法。

如果将序列 $x(n)$ 的长度 $N$ 取为2的整数幂次方 $N=2^M$  ( $M$ 为正整数), 这种FFT运算称为基—2FFT算法。基—2FFT算法可以按抽取方法的不同分为:

按时间抽取 (DIT: Decimation-in-time) FFT算法

按频率抽取 (DIF: Decimation-in-frequency) FFT算法。



## § 5.2 基2-FFT算法

### 5.2.1 按时间抽取(DIT)的基2-FFT算法

### 5.2.2 按频率抽取(DIF)的基2-FFT算法

### § 5.2.1 按时间抽取(DIT)的基2-FFT算法 (库利-图基算法)

#### 一、算法原理(时域奇偶分, 频域前后分)

DFT计算公式为:  $X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n)W_N^{kn}$

设DFT长度 $N$ ,  $N=2^M$ ,  $M$ 为自然数, 序列 $x(n)$ 不够长可以补零为 $N$ , 将长度为 $N$ 的序列 $x(n)$ 按时间顺序, 奇偶分解为越来越短的子序列, 称为按时间抽取(DIT: Decimation-In-Time)的FFT算法, 也称Cooley-Tukey算法。

#### 1、第一次分解:

将 $x(n)$ 按奇、偶分成两组, 可得各长为 $N/2$ 的两个新序列

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

$$\begin{aligned} x(n) \text{的DFT为 } X(k) &= \sum_{n=0}^{N-1} x(n)W_N^{kn} = \sum_{n \text{ 为偶数}} x(n)W_N^{kn} + \sum_{n \text{ 为奇数}} x(n)W_N^{kn} \\ &= \sum_{r=0}^{N/2-1} x(2r)W_N^{kr} + \sum_{r=0}^{N/2-1} x(2r+1)W_N^{k(2r+1)} \\ &= \sum_{r=0}^{N/2-1} x_1(r)W_N^{kr} + W_N^k \sum_{r=0}^{N/2-1} x_2(r)W_N^{kr} \quad r = 0, 1, \dots, N/2-1 \\ &\therefore X(k) = X_1(k) + W_N^k X_2(k) \quad k = 0, 1, \dots, N/2-1 \end{aligned}$$

$X(k)$ 的前半( $N/2$ )部分       $X(k)$ 后半( $N/2$ )部分?  $X(k + \frac{N}{2})$

$X(k)$ 后半( $N/2$ )部分?  $k = 0, 1, \dots, N/2-1$

■  $X_1(k)$ 和 $X_2(k)$ 的长度也是 $N/2$ ;

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

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

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

这样, 将一个 $N$ 点DFT分解成2个 $N/2$ 点DFT( $X_1(k)$ 和 $X_2(k)$ ), 只要求出 $N/2$ 点的 $X_1(k)$ 和 $X_2(k)$ , 即可求出 $k=0, 1, 2, \dots, N-1$ 区间全部 $X(k)$ 值, 这正是FFT能大量节省计算量的关键所在。

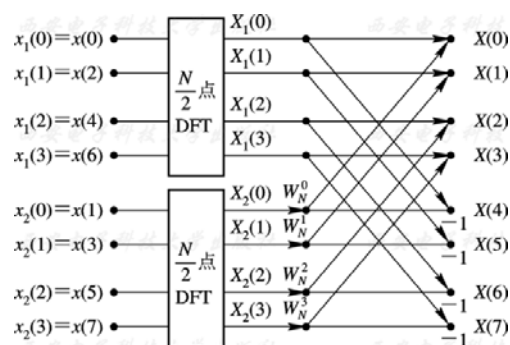
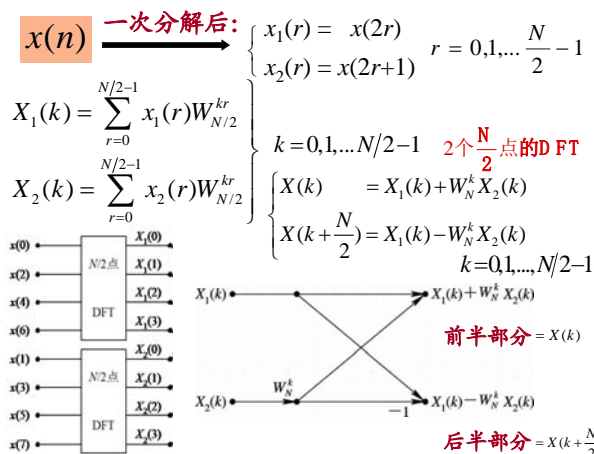
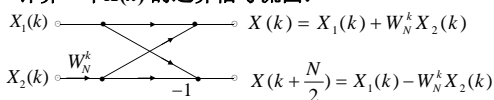


图 5.1 按时间抽取将一个 $N$ 点DFT分解为两个 $N/2$ 点DFT ( $N=8$ )

## 2、蝶形运算

一个蝶形运算：几次复数乘？几次复数加？

一次复数乘、两次复数加

计算一个 $X(k)$ 的运算信号流程图：

用下面的蝶形图也可清楚地说明这种运算。

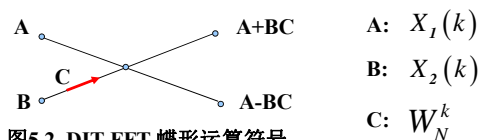


图5.2 DIT-FFT 蝶形运算符号

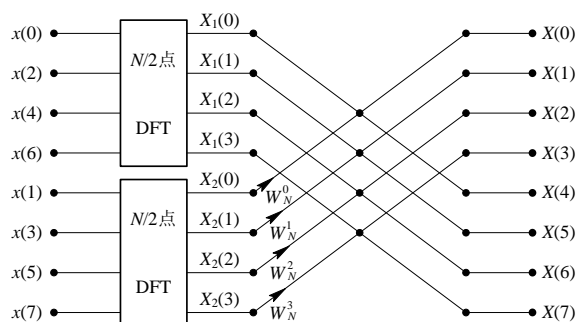


图5.3 N点DFT的一次时域抽取分解图 (N=8)

## 一次时域分解后计算一个N点DFT的计算量？

$$\text{一个N点} X(k) \begin{cases} X_1(k), X_2(k) \text{ 两个N/2点DFT} & \text{复数乘 } 2 \times (N/2)^2 \\ & \text{复数加 } 2 \cdot \frac{N}{2} (\frac{N}{2} - 1) \\ \text{N/2个蝶形运算} & \text{复数乘 } N/2 \\ & \text{复数加 } 2 \cdot \frac{N}{2} \end{cases}$$

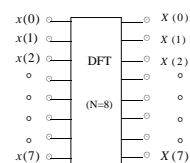
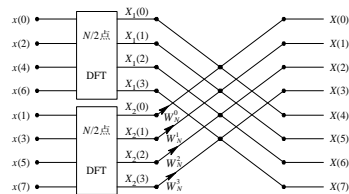
计算一个N点DFT:

$$\text{复数乘 } 2 \times (N/2)^2 + N/2 = N(N+1)/2$$

$$\text{复数加 } 2 \cdot \frac{N}{2} (\frac{N}{2} - 1) + 2 \cdot \frac{N}{2} = N^2/2$$

运算量减少近一半

以N=8为例,经过一次分解计算量比较

直接计算  
需要 $8 \times 8$ 次复数乘、 $8 \times 7$ 次复数加36次复数乘  
32次复数加

## 3、进一步分解（第二次分解）

将 $x_1(r)$ 按奇偶分解成两个 $N/4$ 长的子序列  $x_3(l)$ 和 $x_4(l)$ 

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

$$X_1(k) = \sum_{l=0}^{N/4-1} x_1(2l) W_{N/2}^{2kl} + \sum_{l=0}^{N/4-1} x_1(2l+1) W_{N/2}^{k(2l+1)}$$

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

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

同样将 $x_2(r)$ 按奇偶分解成两个 $N/4$ 长的子序列  $x_5(l)$ 和 $x_6(l)$ 

$$x_2(r) \rightarrow \begin{cases} x_5(l) = x_2(2l) \\ x_6(l) = x_2(2l+1) \end{cases} \quad l = 0, 1, \dots, \frac{N}{4} - 1$$

$$\begin{cases} X_2(k) = X_5(k) + W_{N/2}^k X_6(k) \\ X_2(k + N/4) = X_5(k) - W_{N/2}^k X_6(k) \end{cases} \quad k = 0, 1, \dots, \frac{N}{4} - 1$$

以 $N=8$ 为例,经过第二次分解

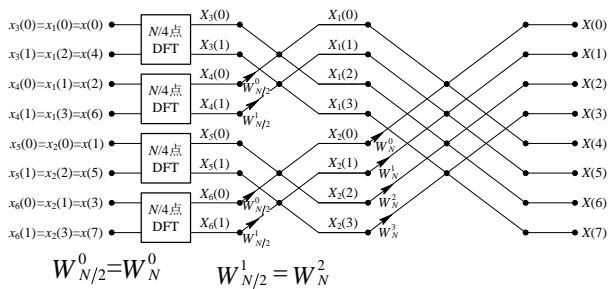


图5.4 8点DFT的二次时域抽取分解图 (N=8)

#### 4、 $N=8$ 点DFT的第三次分解 (2点DFT的计算)

当 $N=8$ , 最后剩下的是4个 $N/4=2$ 的**2点DFT**,  
**2点DFT**也可以用蝶型运算来完成, 以  $X_3(k)$  为例:

$$X_3(k) = \sum_{l=0}^{N/4-1} x_3(l) W_{N/4}^{lk} = \sum_{l=0}^1 x_3(l) W_{N/4}^{lk}, k=0,1$$

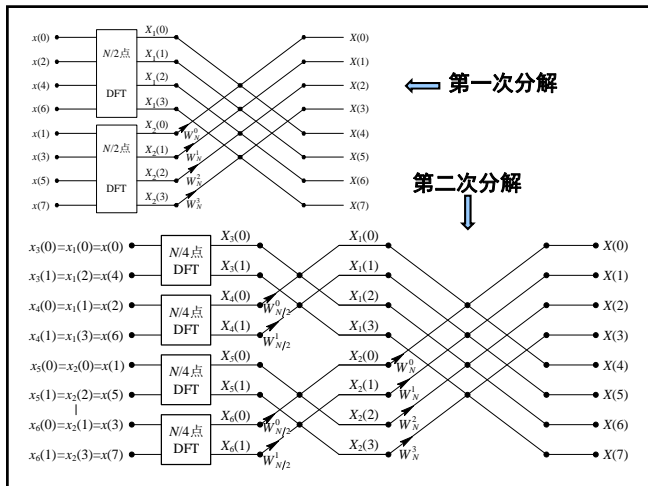
$$\because x_3(0) = x(0), x_3(1) = x(4), W_{N/4}^1 = W_{N/4}^1 W_{N/4}^0 = -W_{N/4}^0$$

$$\therefore \begin{cases} X_3(0) = x_3(0) W_{N/4}^0 + W_{N/4}^0 x_3(1) = x(0) + W_N^0 x(4) \\ X_3(1) = x_3(0) W_{N/4}^1 + W_{N/4}^1 x_3(1) = x(0) - W_N^0 x(4) \end{cases}$$

$$X_3(0) = x(0) + x(4) \quad \text{同理} \quad X_4(0) = x(2) + x(6)$$

$$X_3(1) = x(0) - x(4) \quad X_4(1) = x(2) - x(6)$$

**2点的DFT只有加减运算**



#### 第三次分解:

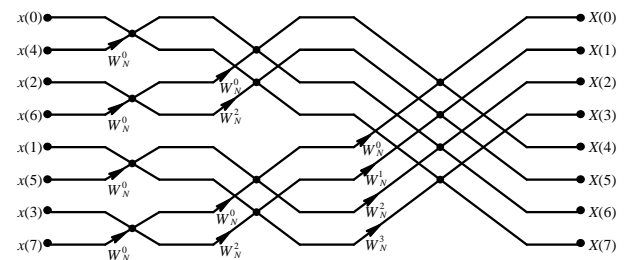


图5.5 按时间抽取基2-FFT算法流程图 (N=8)

第一次分解, 将 $N$ 点的DFT分解成两个 $N/2$ 点的DFT和 $N/2$ 个蝶形运算

第二次分解, 将每个 $N/2$ 点的DFT分解成两个 $N/4$ 点的DFT和 $N/4$ 个蝶形运算

依次类推, 经过 $M$ 次分解, 最后将 $N$ 点DFT分解成 $N/2$ 个2点DFT

$$N=2^M \text{ 点DFT} \Rightarrow M \text{ 次分解} \Rightarrow N/2 \text{ 个2点DFT}$$

按照这种方法不断划分下去, 直到最后剩下的是**2点**只有加减运算的DFT为止。

## 二、算法讨论

### 1. 级的概念

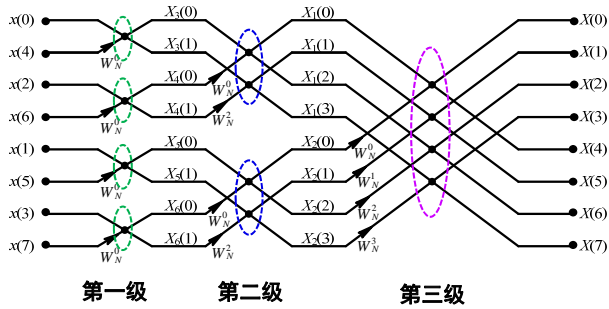
此算法以2为基, 写作 $N=2^M$  (不够长, 补零延伸)

上述DIT-FFT算法过程, 将 $N$ 点DFT先分成两个 $N/2$ 点DFT, 再.....直至 $N/2$ 个2点DFT。每分解一次, 称为一“级”运算。 $N=2^M$ 点DFT可以分成 $M$ 级, 从左到右依次是1, 2, ...,  $M$ 级, 每级有 $N/2$ 个蝶形

$$M = \log_2 N$$

每级有多少个蝶形?每级多少次复数乘法和复数加法?

$N/2$ 个蝶形,  $N/2$ 次复数乘,  $N$ 次复数加



## 2. DIT-FFT与DFT算法运算量比较

$$\text{FFT: 全部“蝶形”数} = \frac{N}{2} M = \frac{N}{2} \log_2 N$$

运算量  $\begin{cases} \text{复数乘法次数} & \frac{N}{2} M \\ \text{复数加法次数} & NM \end{cases}$  在  $N$  值很大时, 都  $\ll N^2$ , 十分高效

**DFT: 复数乘法次数  $N^2$**

**复数加法次数  $N(N-1)$**

例如,  $N=2^{10}=1024$  时

$$\text{运算效率: } \frac{N^2}{(N/2) \log_2 N} = \frac{1048576}{5120} = 204.8$$

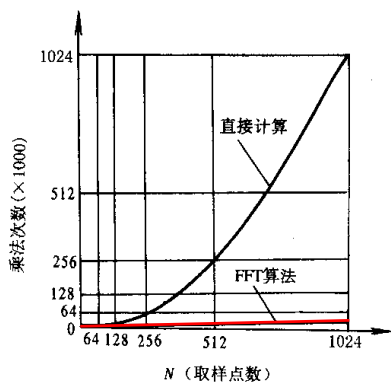
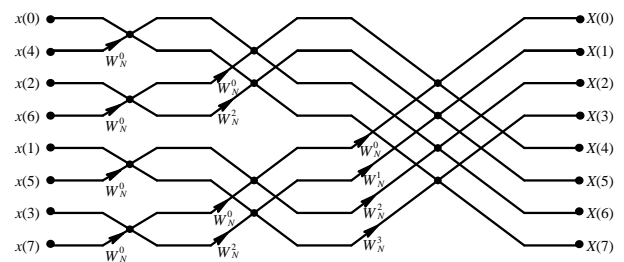


图5.6 FFT算法与直接计算DFT所需乘法次数的比较曲线

## 三. FFT算法的特点

### 1、蝶形运算

$$\begin{aligned} X_1(k) & \text{ and } X_2(k) \text{ are inputs to a butterfly operation.} \\ X(k) &= X_1(k) + W_N^k X_2(k) \\ X(k + \frac{N}{2}) &= X_1(k) - W_N^k X_2(k) \end{aligned}$$



### 2 原位计算:

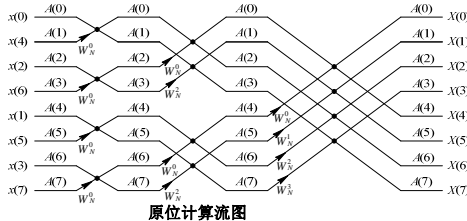
$N=2^M$  点的FFT共进行  $M$  级运算, 每级由  $N/2$  个蝶形运算组成

设  $N$  个存储单元  $A(0) A(1) A(2) A(3) A(4) A(5) A(6) A(7)$

存入数据  $x(0) x(4) x(2) x(6) x(1) x(5) x(3) x(7)$

每次运算结果存入原输入数据占用的存储单元

这种利用同一存储单元存储蝶形计算输入输出数据的方法称为原位(同址)计算



这样整个  $N$  点FFT运算只需  $N$  个存储单元

原位计算可节省大量内存, 使设备成本降低。

### 3 码位倒置:

由DIT-FFT流程图可以看出, 变换后的输出  $X(k)$  依照自然顺序排列, 输入序列  $x(n)$  不再是原来的自然顺序, 这是由于对  $x(n)$  作奇偶抽取所产生的。

对  $N=8$ , 其自然序号  $n$  是 0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7

$x(n)$  第一次按奇偶分: 0, 2, 4, 6 | 1, 3, 5, 7

偶数、奇数组再作奇偶分: 0, 4 | 2, 6 | 1, 5 | 3, 7

把这种序号的排列顺序称之为倒位序

序号n用二进制数表示 $n_2n_1n_0$

顺序序	二进制顺序码	二进制倒置码	倒位序
$n$	$n_2n_1n_0$	$n_0n_1n_2$	$\hat{n}$
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

先按自然顺序输入  $\xrightarrow{\text{变址运算}}$  将顺序码的二进制位倒置  $\rightarrow$  倒位序

$n$	$x(n)$	$X(k)$	$k$
0	000	000	0
4	100	001	1
2	010	010	2
6	110	011	3
1	001	100	4
5	101	101	5
3	011	110	6
7	111	111	7

## 第十六次作业:

5.1 画出N=4点的按时间抽取基2-FFT算法的完整流程图。

5.2; 5.3;

## § 5.2.2 按频率抽取(DIF)的基2-FFT算法 (桑德-图基算法)

### 一、算法原理(时域前后分, 频域奇偶分)

设DFT长度N,  $N=2^M$ , M为自然数, 序列x(n)不够长可以补零为N, 将长度为N的序列x(n)分成前后两段:

$$X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n)W_N^{kn} = \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} x(n)W_N^{kn} + \sum_{n=\frac{N}{2}}^{N-1} x(n)W_N^{kn}$$

令后者的 $n=m+N/2$ , 得:

$$\sum_{n=\frac{N}{2}}^{N-1} x(n)W_N^{kn} = \sum_{m=0}^{\frac{N}{2}-1} x(m+\frac{N}{2})W_N^{km}W_N^{k\frac{N}{2}}$$

$$\underline{\underline{m=n}} \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} W_N^{k\frac{N}{2}} x(n+\frac{N}{2})W_N^{kn}$$

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

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

$$W_N^{k\frac{N}{2}} = (-1)^k = \begin{cases} 1 & k \text{ 为偶数} \\ -1 & k \text{ 为奇数} \end{cases}$$

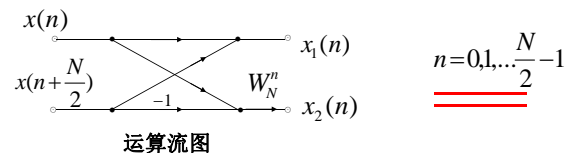
将X(k)分成偶数组和奇数组:  $\begin{cases} k=2r \\ k=2r+1 \end{cases}, r=0,1,\dots,\frac{N}{2}-1$

$$X(2r) = \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} [x(n) + x(n+\frac{N}{2})] W_N^{2rn} = \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} x_1(n) W_{N/2}^r = X_1(k)$$

$$X(2r+1) = \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} [x(n) - x(n+\frac{N}{2})] W_N^{(2r+1)n} = \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} x_2(n) W_{N/2}^r = X_2(k)$$

### 二、蝶形运算单元

其中  $\begin{cases} x_1(n) = x(n) + x(n+\frac{N}{2}) \\ x_2(n) = [x(n) - x(n+\frac{N}{2})] W_N^n \end{cases} \quad n=0,1,\dots,\frac{N}{2}-1$



运算流程图

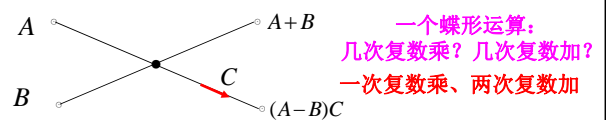


图5.7 DIF-FFT蝶形运算单元

第一次分解：

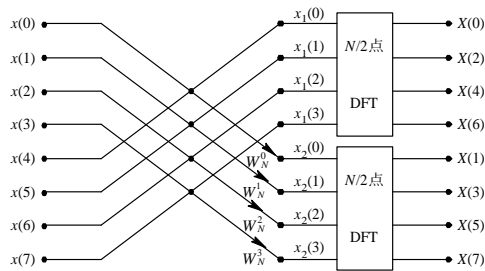


图5.8 DIF—FFT一次分解运算流程图(N=8)

同理，第二次分解：将 $x_1(n)$ 、 $x_2(n)$ 再进行前后分解做N/4的DFT

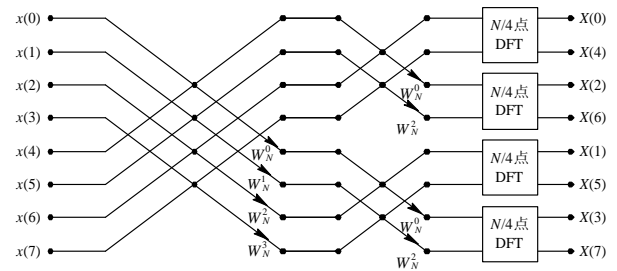


图5.9 DIF—FFT二次分解运算流程图(N=8)

第三次分解：

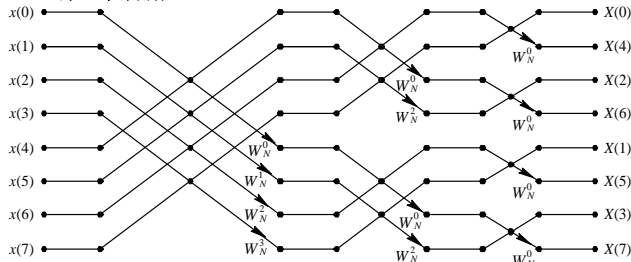


图5.10 DIF—FFT运算流程图(N=8)

1.蝶形单元；2.原位计算；3.级的概念；4.码位倒置；

**DIF-FFT和DIT-FFT具有一样的运算量：**

$$\frac{N}{2} \log_2 N \text{ 次复数乘法} \quad N \log_2 N \text{ 次复数加法}$$

### § 5.3 离散傅立叶反变换(IDFT)的快速计算方法

由定义：

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

两者作比较，得到启发，IDFT是否也可以应用FFT？

**方法一：**

修改DFT运算中的各个系数  $W_N^{kn} \rightarrow W_N^{-kn}$ ，最后乘以  $1/N$

为防止溢出  $\frac{1}{N}$  分解  $\left(\frac{1}{2}\right)^M$  分散到各级中，即每一级都乘以因子  $\frac{1}{2}$

**不足：**需修改FFT的程序和参数

**方法二：**直接调用FFT子程序计算IFFT的方法：

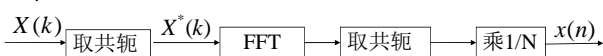
**优点：**利用共轭变换的方法，不修改FFT的程序和参数。

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

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

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

即



**不足：**做两次复共轭运算

### § 5.4 实序列的FFT算法

**法1** 设  $x_1(n)$ 、 $x_2(n)$  为两个N点实序列，用一个N点FFT同时计算两个N点实序列的DFT，一个作为实部，另一个作为虚部，计算完后再把输出按奇、偶、虚、实特性加以分离，具体步骤如下：

步骤1：构造复序列  $y(n)$ ：  $y(n) = x_1(n) + jx_2(n)$

步骤2：求  $y(n)$  的N点FFT，记为  $Y(k)$ ：  $Y(k) = FFT[y(n)]$

步骤3：根据对称性求出  $X_1(k)$  和  $X_2(k)$

$$X_1(k) = Y_{ep}(k) = \frac{Y(k) + Y^*(N-k)}{2}$$

$$X_2(k) = Y_{op}(k) = \frac{Y(k) - Y^*(N-k)}{2j}$$

**法2** 若只有一个N点实序列  $x(n)$ ，可以将其分解为两个N/2点实序列，记为  $x_1(r)$  和  $x_2(r)$ ，然后仿照**方法1**计算两个N/2的  $X_1(k)$  和  $X_2(k)$ ，最后根据对称性求出  $X(k)$ 。具体步骤如下：

**步骤1：**将N点实序列  $x(n)$  分解成两个N/2点的实序列，分解方法采用按时间奇偶抽取方法：

$$\left. \begin{aligned} x_1(r) &= x(2r) \\ x_2(r) &= x(2r+1) \end{aligned} \right\} r=0,1,2,\dots,N/2-1$$

**步骤2：**构造复序列  $y(r)$ ：  $y(r) = x_1(r) + jx_2(r)$   
 $r = 0,1,2,\dots,N/2-1$

**步骤3：**求  $y(r)$  的N/2点FFT，记为  $Y(k)$ ：

$$Y(k) = \text{FFT}[y(r)]_{N/2}$$

**步骤4：**根据对称性求出  $X_1(k)$  和  $X_2(k)$

$$X_1(k) = Y_{\text{ep}}(k) = \frac{Y(k) + Y^*\left(\frac{N}{2} - k\right)}{2}$$

$$X_2(k) = Y_{\text{op}}(k) = \frac{Y(k) - Y^*\left(\frac{N}{2} - k\right)}{2j}$$

**步骤5：**按DIT-FFT算法的蝶形公式求出  $X(k)$

$$X(k) = X_1(k) + W_N^k X_2(k)$$

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

$$k = 0,1,\dots,N/2-1$$



## 第5章小结

**DFT与FFT快速算法的运算量比较**

**FFT 算法的基本特点：**

1.蝶形单元； 2.原位计算； 3.级的概念； 4.码位倒置；

**会画DIT-FFT与DIF-FFT的4、8点运算流程图。**

## 第十七次作业：

5.1画出N=4点的按频率抽取基2-FFT算法的完整流程图。

5.4； 5.5

补充题：

采用FFT算法，可用循环卷积完成线性卷积。计算线性卷积  $x(n)*h(n)$ ，试写采用快速卷积的计算步骤（注意说明点数）。