



# 第四章

# 快速傅里叶变换(FFT)

# Fast Fourier Transforming



# 一、直接计算DFT的痛点——为什么需要FFT?

## 1.1 离散傅里叶变换的计算量

对于一个长度为N的有限长序列x(n),其DFT为:

$$X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) W_N^{kn} \quad (4.2.1)$$

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



旋转因子:  $X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) W_N^{kn}$

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

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

将旋转因子进行进一步展开:

利用欧拉公式  $e^{-jx} = \cos(x) + j \sin(x)$



旋转因子:  $X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) W_N^{kn}$

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

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

$$e^{-j \frac{2\pi}{N} kn} = \cos\left(\frac{2\pi}{N} kn\right) - j \sin\left(\frac{2\pi}{N} kn\right)$$



DFT的计算量：

$$X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) W_N^{kn} \quad (4.2.1)$$

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

公式中的变量有两个： n 和  $k$  固定



DFT的计算量:

$$X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) W_N^{kn} \quad (4.2.1)$$

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

对应一个 $k$ 需要复数乘: N次  
复数加:                    (N-1) 次



DFT的计算量:

$$X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) W_N^{kn} \quad (4.2.1)$$

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

所有 $N$ 个 $k$ 需要复数乘:  $N*N$ 次  
复数加:  $N * (N-1)$ 次;

当 $N \gg 0$ 时, 总的需要复数乘和加:  $N^2$ 次



例如：一个长度为10240的序列，其运算量是多少？

$$N^2=10240*10240 \quad \text{上亿次加和乘}$$

普通 CPU 需 0.1 秒以上，无法满足实时信号处理，（如 20ms / 帧的音频滤波）

FFT 的核心是利用旋转因子的对称性和周期性，将 N 点 DFT “分拆” 成多个短点 DFT（如 2 点、4 点）

$$N \log_2 N = 1.4 * 10000$$

计算量仅为 DFT 的 1/700，普通 CPU 可在 1ms 内完成，完全满足实时需求。



## 二、如何减少DFT的运算量？

答：将长的序列分解成短的序列

基础条件：旋转因子 $W_N^{kn}$ 的周期性和对称性、可约性



旋转因子的对称性、周期性:

1)  $W_N^m$  的周期性:

$$W_N^{m+lN} = e^{-j\frac{2\pi}{N}(m+lN)} = e^{-j\frac{2\pi}{N}m} = W_N^m \quad (4.2.2)$$

2)  $W_N^m$  的对称性:

$$W_N^{m+\frac{N}{2}} = -W_N^m \quad \left(W_N^{km}\right)^* = W_N^{-km} \quad (4.2.3)$$

3)  $W_N^m$  的可约性:

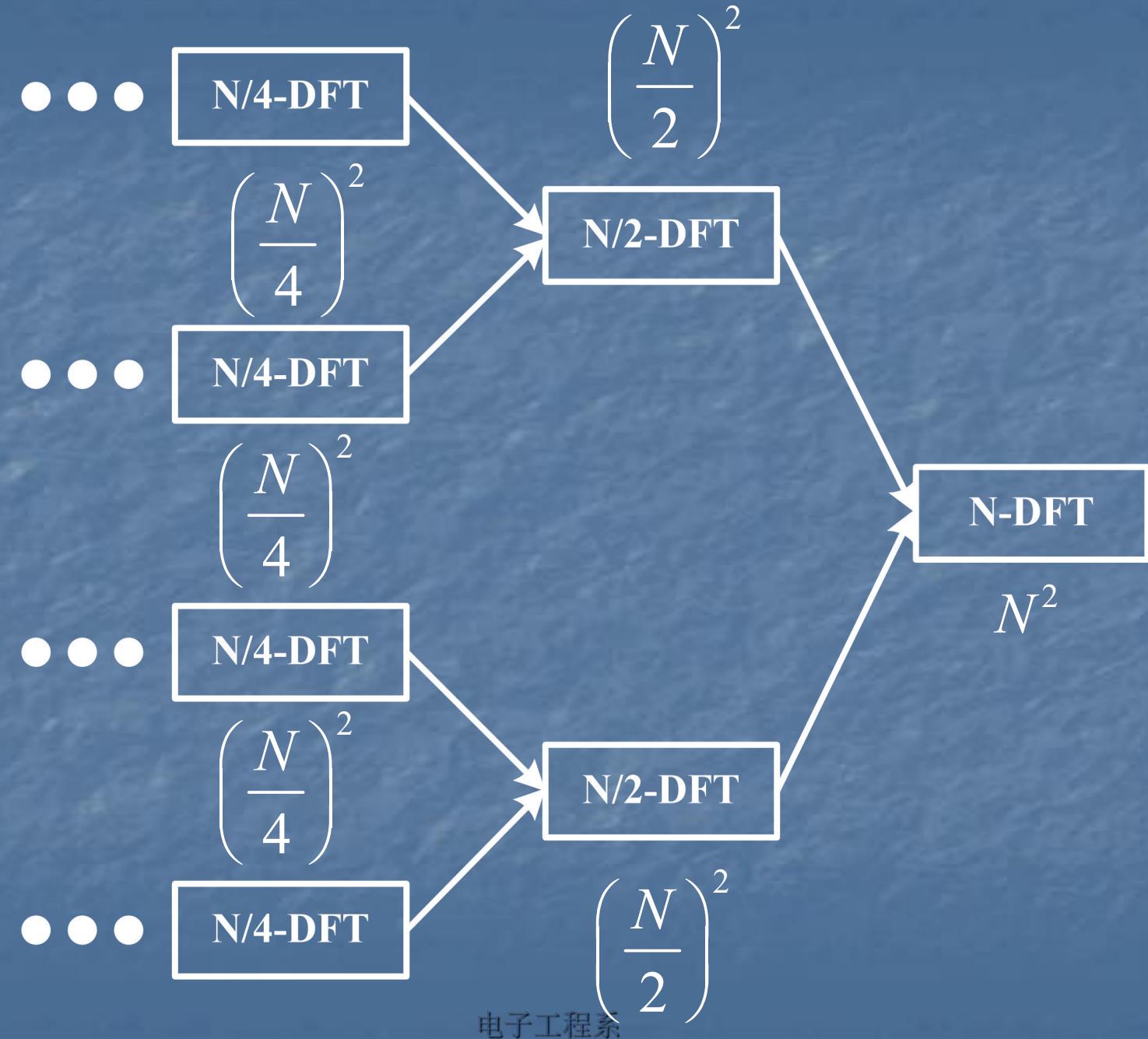
$$W_N^{mk} = W_{MN}^{Mmk} \quad W_N^{mk} = W_{N/M}^{mk/M}$$



还有  $W_N^{N/2} = -1$ ,  $W_N^{N/4} = -j$

$$W_N^0 = 1,$$

利用这些特性，DFT中有些项可以合并；  
可以将长序列的DFT分解为短序列的DFT，  
提高运算速度。





## 4.2.2 基2时域抽取法原理

设序列 $x(n)$ 的长度为 $N$ ,

$$N = 2^M$$

$$M = \log_2(N)$$

$N$ 点 DFT

$$X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) W_N^{kn}, k = 0, 1, \dots, N-1$$



将 $x(n)$ 分为 $x_1(n)$ 和 $x_2(n)$ , 分成偶数和奇数序列项

则 $N/2$ 点的序列为:

$$x_1(r)=x(2r), \quad r=0, 1, \dots, N/2-1$$

$$x_2(r)=x(2r+1) , \quad r=0, 1, \dots, N/2-1$$



则 $x(n)$ 的DFT:

$$\begin{aligned} X(k) &= \sum_{n=\text{偶数}} x(n) W_N^{kn} + \sum_{n=\text{奇数}} x(n) W_N^{kn} \\ &= \sum_{r=0}^{N/2-1} x(2r) W_N^{k(2r)} + \sum_{r=0}^{N/2-1} x(2r+1) W_N^{k(2r+1)} \\ &= \sum_{r=0}^{N/2-1} x_1(r) W_N^{2kr} + W_N^k \sum_{r=0}^{N/2-1} x_2(r) W_N^{2kr} \end{aligned}$$



将 $X(k)$ 由 $X_1(k)$ 和 $X_2(k)$ 来表达

$$X_1(k) = \sum_{r=0}^{N/2-1} x_1(r) W_{N/2}^{kr}$$

$$X_2(k) = \sum_{r=0}^{N/2-1} x_2(r) W_{N/2}^{kr}$$

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



$W_{N/2}^{kr}$  与  $W_N^{2kr}$  相等?

$$W_N^{2kr} = e^{-j\frac{2\pi}{N}(2kr)} = e^{-j\frac{2\pi}{N/2}(kr)} = W_{N/2}^{kr}$$

$$\begin{aligned} X(k) &= \sum_{r=0}^{N/2-1} x_1(r) W_N^{2kr} + W_N^k \sum_{r=0}^{N/2-1} x_2(r) W_N^{2kr} \\ &= X_1(k) + W_N^k X_2(k) \quad k = 0, 1, \dots, N-1 \end{aligned}$$



为了实现蝶形运算进一步减少计算量，我们将 $X(k)$ 再进行分解。

$$X(k) \quad k = 0, 1, \dots, N-1$$
$$\begin{cases} X(k) & k = 0, 1, \dots, \frac{N}{2}-1 \\ X\left(k + \frac{N}{2}\right) & k = 0, 1, \dots, \frac{N}{2}-1 \end{cases}$$



因此，可写出两个 $N/2$ 点的方程：

$$\begin{cases} X(k) = X_1(k)k + W_N^k X_2(k) \\ k = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1 \end{cases} \quad (4.2.7)$$

$$X\left(k + \frac{N}{2}\right) = X_1\left(k + \frac{N}{2}\right) + W_N^{k + \frac{N}{2}} X_2\left(k + \frac{N}{2}\right) \\ k = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1 \quad (4.2.8)$$



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

$$X_1\left(k + \frac{N}{2}\right) = \sum_{r=0}^{\frac{N}{2}-1} x_1(r) W_{N/2}^{\left(k + \frac{N}{2}\right)r}$$

$$= \sum_{r=0}^{\frac{N}{2}-1} x_1(r) W_{N/2}^{kr} = X_1(k)$$



$$\begin{aligned}W_{N/2}^{\left(k+\frac{N}{2}\right)r} &= e^{-j\frac{2\pi}{N/2}\left(k+\frac{N}{2}\right)r} \\&= \cos\left[\frac{2\pi}{N/2}\left(k+\frac{N}{2}\right)r\right] - j\sin\left[\frac{2\pi}{N/2}\left(k+\frac{N}{2}\right)r\right] \\&= \cos\left[\frac{2\pi}{N}(2k+N)r\right] - j\sin\left[\frac{2\pi}{N}(2k+N)r\right] \\&= \cos\left[\frac{2\pi}{N}2kr + 2\pi r\right] - j\sin\left[\frac{2\pi}{N}2kr + 2\pi r\right] \\&= \cos\left[\frac{2\pi}{N}2kr\right] - j\sin\left[\frac{2\pi}{N}2kr\right] = e^{-j\frac{2\pi}{N/2}kr} = W_{N/2}^{kr}\end{aligned}$$



$$\begin{aligned} X\left(k + \frac{N}{2}\right) &= X_1\left(k + \frac{N}{2}\right) + W_N^{k + \frac{N}{2}} X_2\left(k + \frac{N}{2}\right) \\ &= X_1(k) + \textcircled{W_N^{k + \frac{N}{2}}} X_2(k) \end{aligned}$$

$$k = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1$$



$$\begin{aligned}W_N^{k+\frac{N}{2}} &= e^{-j\frac{2\pi}{N}(k+\frac{N}{2})} \\&= e^{-j\frac{2\pi}{N}k} e^{-j\frac{2\pi}{N}\frac{N}{2}} \\&= W_N^k [\cos(\pi) - j \sin(\pi)] = -W_N^k\end{aligned}$$



由于  $W_N^{k+\frac{N}{2}} = -W_N^k$

因此，可写出两个 $N/2$ 点的方程：

$$\begin{cases} X(k) = X_1(k) + W_N^k X_2(k) \\ k = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1 \end{cases} \quad (4.2.7)$$

$$X\left(k + \frac{N}{2}\right) = X_1(k) - W_N^k X_2(k) \quad (4.2.8)$$



表示上述算法可用蝶形结 ( butterfly )

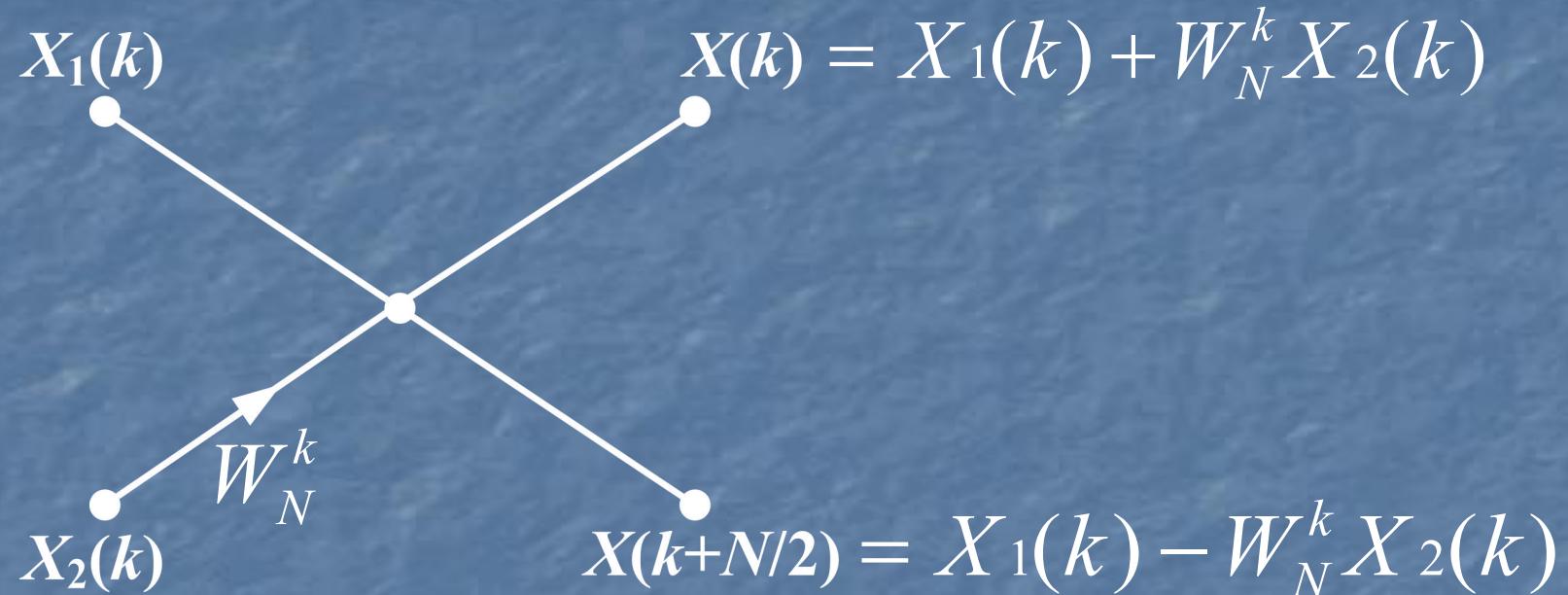


图4.2.1 蝴蝶运算符号

时域按奇偶分→频域按前后半分→短序列算短 DFT→蝴蝶运算组合



## 作图要素：

- (1) 左边两路为输入
- (2) 右边两路为输出
- (3) 中间以一个小圆表示加、减运算（右上路为相加输出、右下路为相减输出）
- (4) 如果在某一支路上信号需要进行相乘运算，则在该支路上标以箭头，将相乘的系数标在箭头旁。
- (5) 当支路上没有箭头及系数时，则该支路的传输比为1。



例子：求  $N=8$  点 FFT 变换

1、先将 8 点  $x(n)$  分为两个 4 点  $x_1(n)$  和  $x_2(n)$ ,

$x_1(n)$ :  $x(0), x(2), x(4), x(6)$  为偶子序列

$x_2(n)$ :  $x(1), x(3), x(5), x(7)$  为奇子序列

2、再对两个 4 点序列  $x_1(n)$  和  $x_2(n)$  做 4 点的 DFT 得到  $X_1(k)$  和  $X_2(k)$ 。

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

3、然后进行蝶形运算

$$\left\{ \begin{array}{ll} X(k) = X_1(k) + W_N^k X_2(k) & k = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1 \\ X\left(k + \frac{N}{2}\right) = X_1(k) - W_N^k X_2(k) \end{array} \right.$$



# 1、比较直接DFT与上页分解一次的FFT运算量

(a)  $N=8$ 点的直接DFT的计算量为:

复数相乘:  $N^2$ 次(64次) ,

复数相加:  $N(N-1)$ 次( $8 * (8-1)=56$ 次)。共120次。

(b)分解一次的FFT运算量: 两次4点DFT和4次蝶形运算



## (b1) 分解的两个4点DFT的运算量

$$X(k) = DFT\{x(2r)\} + DFT\{x(2r+1)\}$$



偶数

其复数相乘为  $\left(\frac{N}{2}\right)^2$

复数相加为  $\frac{N}{2}\left(\frac{N}{2}-1\right)$



奇数

其复数相乘为  $\left(\frac{N}{2}\right)^2$

复数相加为  $\frac{N}{2}\left(\frac{N}{2}-1\right)$

→ 复数相乘为  $\frac{N^2}{2} = 32$  次，复数相加为  $N\left(\frac{N}{2}-1\right) = 24$  次，

共计为 56 次。



(b2)要运算一个蝶形结，需要乘法  $W_N^k X_2(k)$  一次，加法两次。

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

4次蝶形运算，需要乘法4次，加法8次。

所以8点一次分解的FFT求 $X(k)$ 共需 $32+4=36$ 次复数乘法， $24+8=32$ 次复数加法，共计为68次。看出仅做一次分解就可以节省约一半计算量。



### (c) 将 $N=8$ 点分解成 2 个 4 点的 DFT 的信号流图

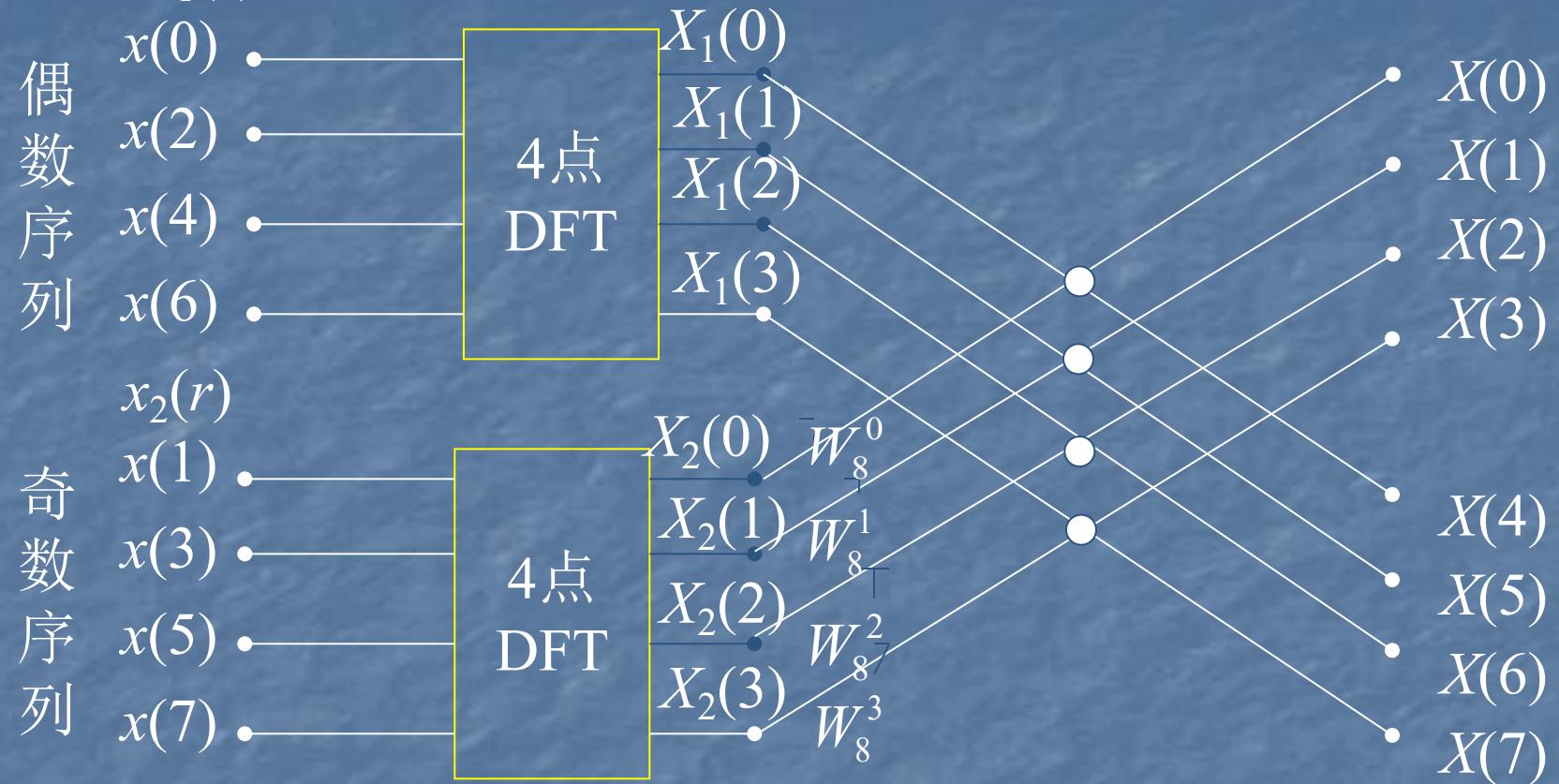


图4.2.2 N点DFT的一次时域抽取分解图( $N=8$ )

如:  $X(0)=X_1(0)+X_2(0)W_8^0 \quad X(1)=X_1(1)+X_2(1)W_8^1$   $X(4) \sim X(7)$   
 $X(2)=X_1(2)+X_2(2)W_8^2 \quad X(3)=X_1(3)+X_2(3)W_8^3$  同学们自己写



## 2、4点DFT再分解

因为4点DFT还是比较麻烦， 所以再继续分解。

将两个4点子序列按奇/偶分解成四个2点子序列。  
即将 $x_1(r)$ 和 $x_2(r)$ 分解成奇、偶四个2点的子序列。

$$x_1(r): \begin{cases} x(0)、x(4) & \text{偶序列} \\ x(2)、x(6) & \text{奇序列} \end{cases} \quad \text{同理: } x_2(r): \begin{cases} x(1)、x(5) & \text{偶序列} \\ x(3)、x(7) & \text{奇序列} \end{cases}$$

$$\text{若设:} \begin{cases} x_1(2L) = x_3(L) & \text{偶序列} \\ x_1(2L+1) = x_4(L) & \text{奇序列} \end{cases} \left( L = 0 \dots \frac{N}{4} - 1 \right), \text{ 在此 } L = 0, 1$$

$$\text{同理:} \begin{cases} x_2(2L) = x_5(L) & \text{偶序列} \\ x_2(2L+1) = x_6(L) & \text{奇序列} \end{cases} \left( L = 0 \dots \frac{N}{4} - 1 \right), \text{ 在此 } L = 0, 1$$



$x_1(r) \xrightarrow{\text{DFT}} X_1(k)$  可分解为：

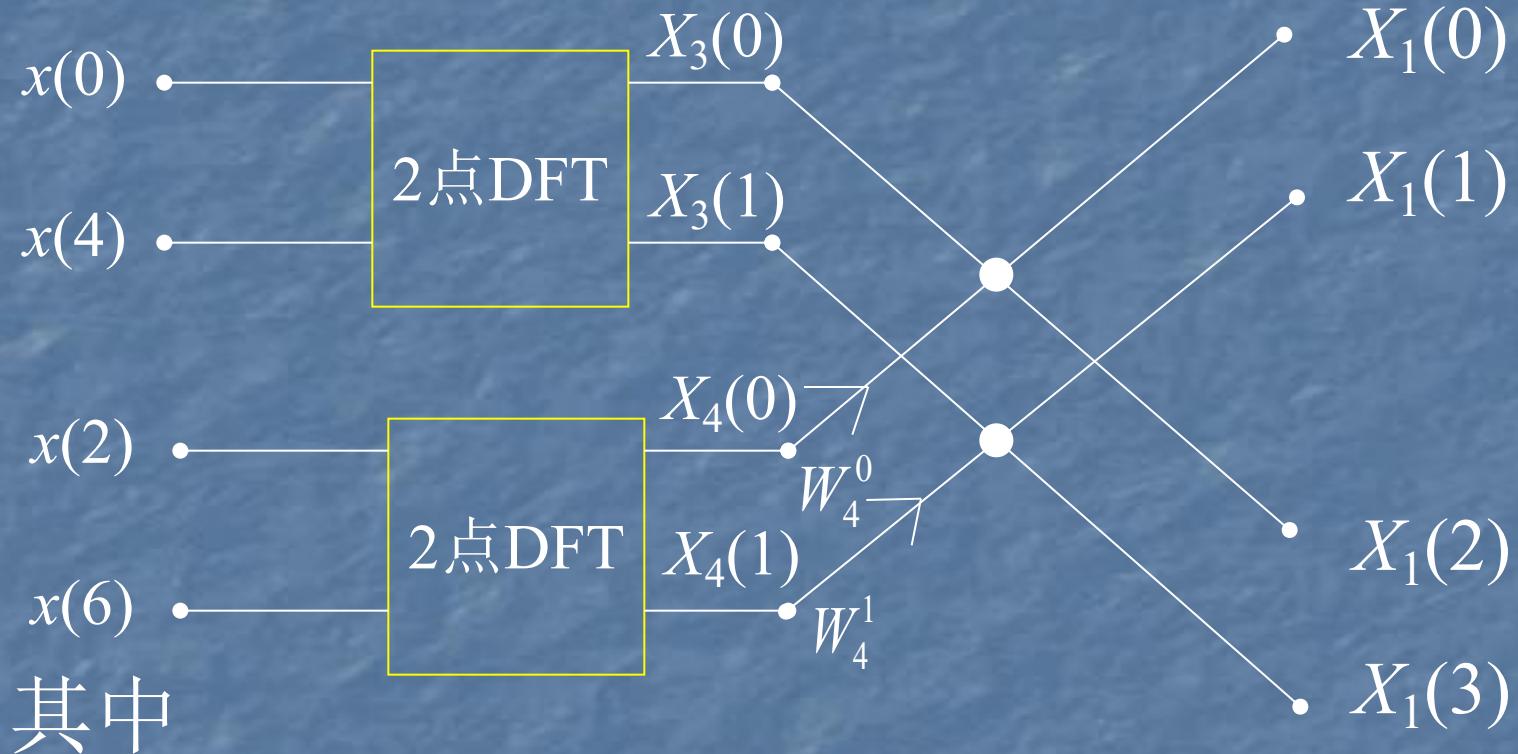
$$\begin{aligned} X_1(k) &= \sum_{L=0}^{N/4-1} x_1(2L) W_{N/2}^{2Lk} + \sum_{L=0}^{N/4-1} x_1(2L+1) W_{N/2}^{(2L+1)k} \\ &= X_3(k) + W_{N/2}^k X_4(k) \quad \text{其中 } k = 0, 1, \dots, \frac{N}{2} - 1 \end{aligned}$$

对上式进行蝶形运算：

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



## (a) 一个2点的DFT蝶形流图



其中

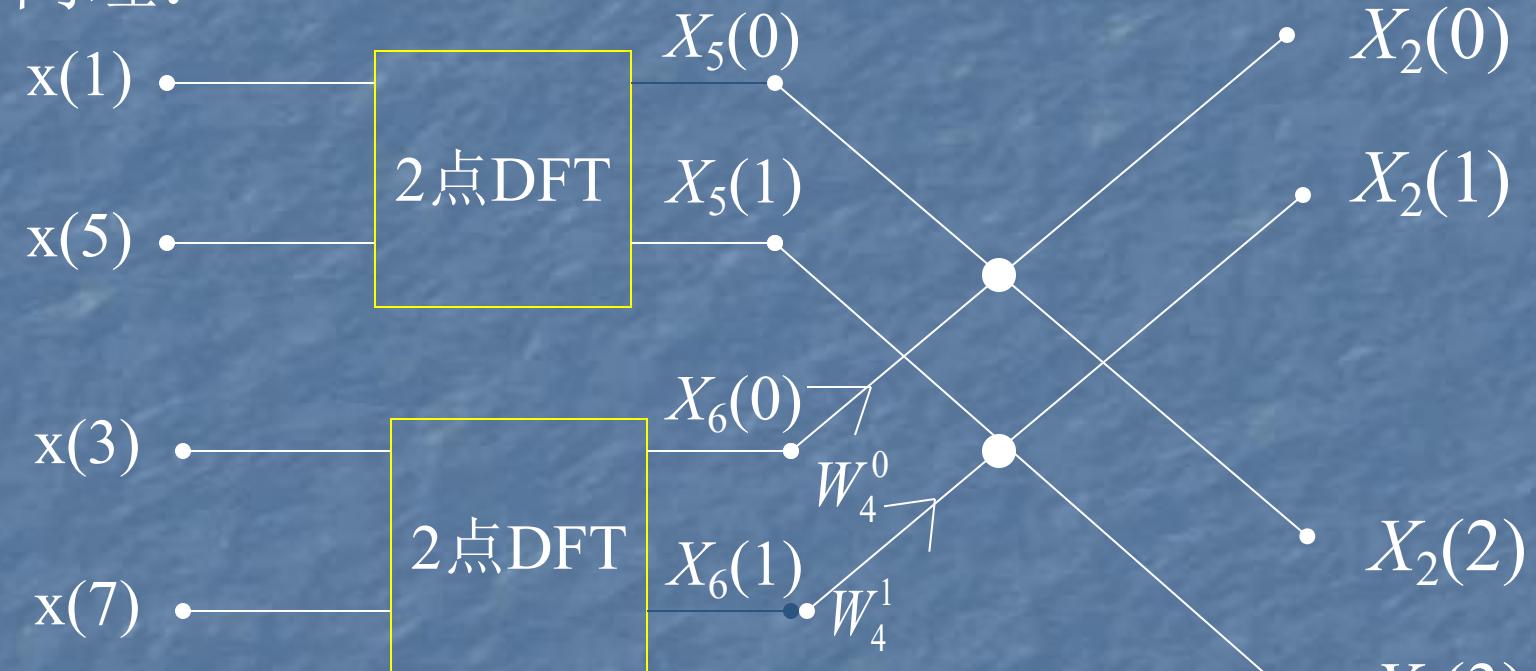
$$X_1(0) = X_3(0) + W_4^0 X_4(0) \quad X_1(1) = X_3(1) + W_4^1 X_4(0)$$

$$X_1(2) = X_3(0) - W_4^0 X_4(1) \quad X_1(3) = X_3(1) - W_4^1 X_4(1)$$



## (b) 另一个2点的DFT蝶形流图

同理：



其中：

$$X_2(0) = X_5(0) + W_4^0 X_6(0) \quad X_2(1) = X_5(1) + W_4^1 X_6(1)$$

$$X_2(2) = X_5(0) - W_4^0 X_6(0) \quad X_2(3) = X_5(1) - W_4^1 X_6(1)$$



(3) 将N/4(2点)DFT再分解成2个1点的DFT

(a) 求一点的DFT

一点DFT就等于输入信号本身

两点DFT可以用一个蝶形结表示

$$x_3(r): \begin{cases} x(0) & \text{偶序列} \\ x(4) & \text{奇序列} \end{cases}$$



$$x_3(r) : \begin{cases} x(0) & \text{偶序列} \\ x(4) & \text{奇序列} \end{cases}$$
$$X_3(k) = \sum_{n=0}^1 x(n) W_2^{nk} \quad :$$

$$X_3(0) = x(0)W_2^0 + x(4)W_2^0 = x(0)W_2^0 + x(4)W_2^0$$

$$X_3(1) = x(0)W_2^0 + x(4)W_2^1 = x(0)W_2^0 - x(4)W_2^0$$

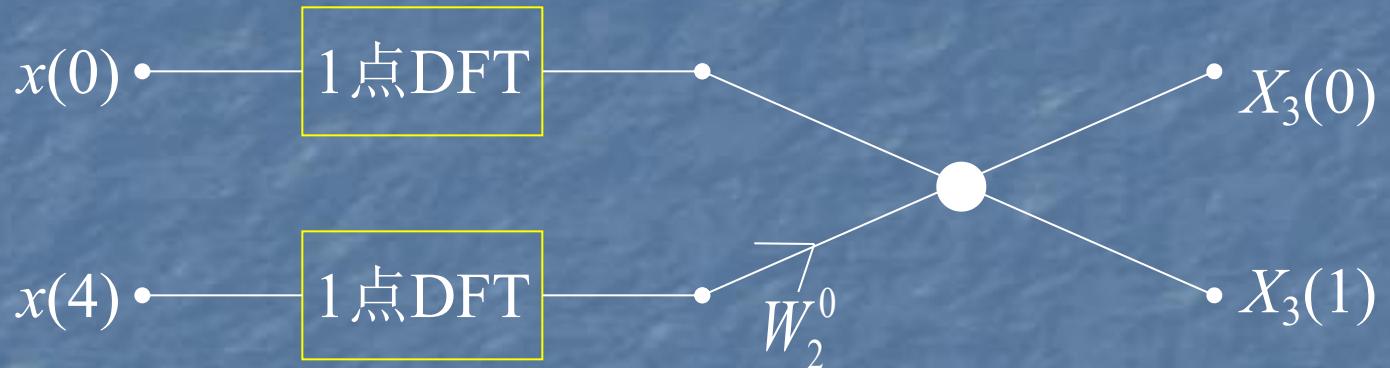
这是一个蝶形结，这里用到对称性：

$$W_N^{nk \pm \frac{N}{2}} = -W_N^{nk}, \text{ 则 } W_2^{nk \pm 1} = -W_2^{nk}, \text{ 其中 } n = 0, 1; k = 0, 1$$

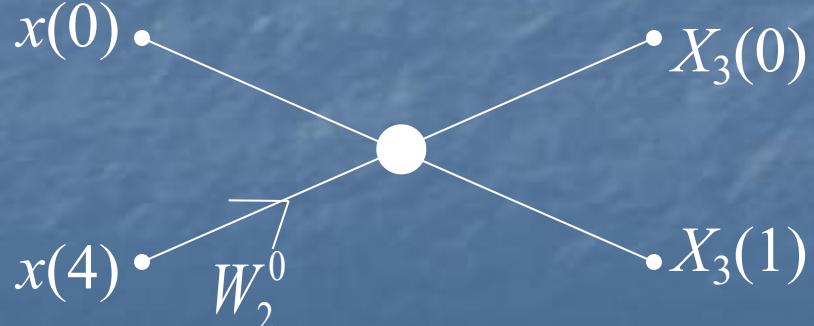
$$\therefore W_2^{0 \pm 1} = -W_2^0$$



(b) 2个1点的DFT蝶形流图



进一步简化为蝶形流图:



其中:

$$\begin{aligned} X_3(0) &= x(0) + W_2^0 x(4) \\ &= x(0) + x(4) \\ X_3(1) &= x(0) - W_2^0 x(4) \\ &= x(0) - x(4) \end{aligned}$$



# (4)一个完整N=8的按时间抽取FFT的运算流

图

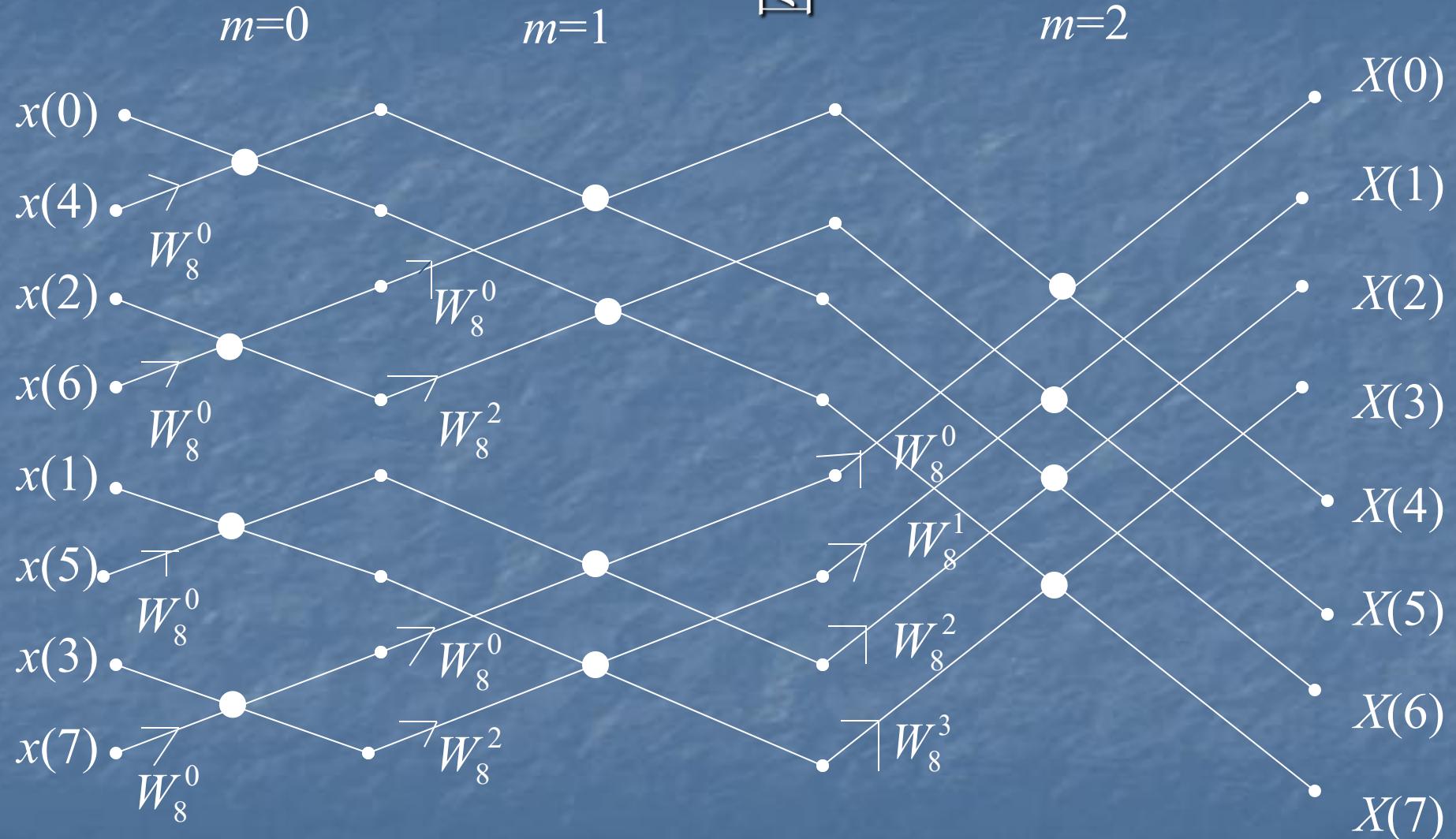


图4.2.4  $N$ 点DIT-FFT运算流程图( $N=8$ )

电子工程系



## 4.2.3 DIT-FFT算法与直接计算DFT 运算量的比较

由前面介绍的DIT-FFT运算流图可见：

每级都由 $N/2$ 个蝶形单元构成，因此每一级运算都需要 $N/2$ 次复乘和 $N$ 次复加（每个结加减各一次）。这样 $(N=2^M)M$ 级运算共需要：

复乘次数： $C_M(2) = \frac{N}{2} M = \frac{N}{2} \log_2 N$

复加次数： $C_A(2) = N \times M = N \log_2 N$

可以得出如下结论：

按时间抽取法所需的复乘数和复加数都是与  $N \log_2 N$  成正比。而直接计算DFT时所需的复乘数与复加数则都是与 $N^2$ 成正比。(复乘数 $N^2$ ,复加数 $N(N-1) \approx N^2$ )



看 $N=8$ 点和 $N=1024$ 点时直接计算DFT与用基2-按时间抽取法FFT的运算量。

$N$	$N^2$	$N \log_2^N$	$\frac{N^2}{N \log_2^N}$
8	64	24	2.7
$2^{10}$	$2^{20}$	$2^{10} \cdot 10$	102.4

看出：当 $N$ 较大时，按时间抽取法将比直接法快一、二个数量级之多。