

第四章 快速傅里叶变换

Fast Forurier Transform

4.1 直接计算DFT的问题及改进途

4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法

4.3 基于频率抽取的基-2-FFT快速算法

4.4 快速傅里叶反变换的实现方法

4.5 进一步而减少运算量的措施



第四章 快速傅里叶变换

Fast Forurier Transform

4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法

基于时间抽取的基-2-FFT快速算法原理 (1)

华东理工大学信息科学与工程学院 万永菁



4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法



一、算法基本思想

设输入序列长度为 $N=2^M$ (M 为正整数), 将该序列按时间顺序的奇偶分解为越来越短的子序列, 称为基2按时间抽取的FFT算法。也称为Coolkey-Tukey算法。

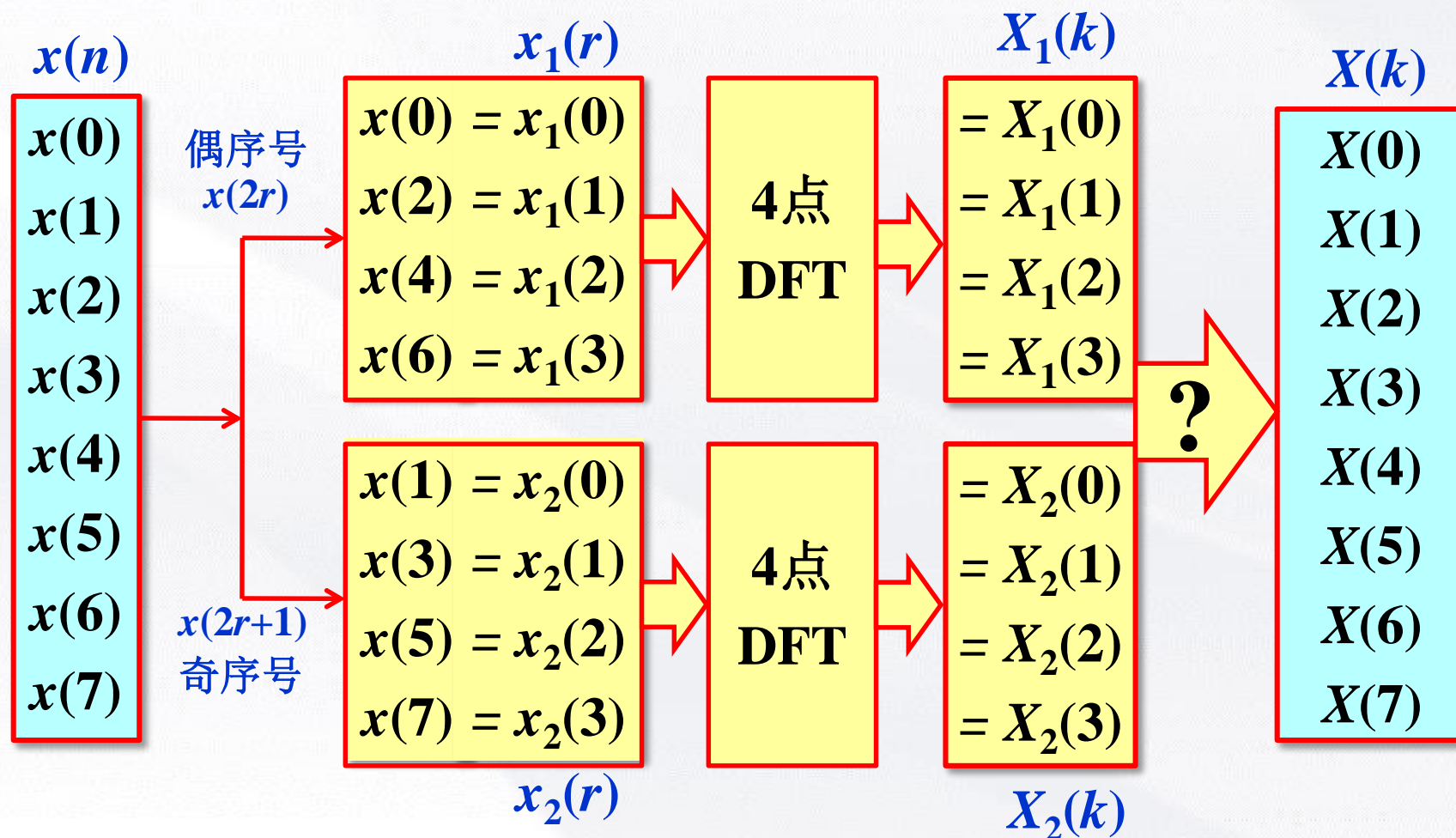
其中基2表示: $N=2^M$, M 为整数.若不满足这个条件, 可以人为地加上若干零值 (加零补长) 使其达到 $N=2^M$ 。

4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法

二、算法原理与分析

➤ 前提：保证 $x(n)$ 的长度 $N=2^M$ ，可通过序列后添零来实现。

设 $N=8$ ，则 $M=3$



基于时间奇偶序号分解

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

$$k \in [0, N-1]$$

$$= \sum_{r=0}^{N/2-1} \underbrace{x(2r)}_{\text{偶序号}} W_N^{2rk} + \sum_{r=0}^{N/2-1} \underbrace{x(2r+1)}_{\text{奇序号}} W_N^{(2r+1)k}$$

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

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

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

$$k \in [0, N/2-1]$$

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

$$k \in [0, N/2-1]$$

只能求出前一半 $X(k)$!



4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法



➤ 已知 $X(k)$ 前一半的值，如何求出其后一半的值？

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

$$k \in [0, N/2 - 1]$$

$$k = k + N/2$$

$$(k + N/2) \in [N/2, N - 1]$$

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

4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法



$$X(k) = X_1(k) + W_N^k X_2(k) \quad k \in [0, N/2 - 1]$$

$$k = k + N/2$$

$$(k + N/2) \in [N/2, N - 1]$$

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

DFT 隐含着周期性

$$X_1(k) = \text{DFT}[x_1(r)] = X_1((k))_{N/2} R_{N/2}(k)$$

$$X_1(k) = X_1(k + N/2) \quad X_2(k) = X_2(k + N/2)$$

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

4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法



$$\underline{X(k) = X_1(k) + W_N^k X_2(k)}$$

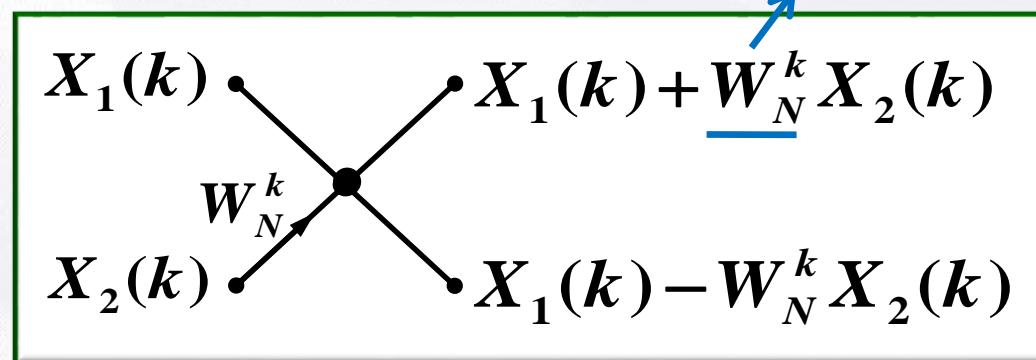
前半部分

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

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

后半部分

蝶形运算流程图符号：

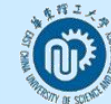


Twiddle factor
(旋转因子)

1个蝶形运算需要1次复乘，2次复加

Butterfly computation

4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法



➤ 经过一次奇偶分解后，**运算效率**是否提升？

$$X_1(k) = \text{DFT}[x_1(n)]$$

$N/2$ 点DFT

$$X_2(k) = \text{DFT}[x_2(n)]$$

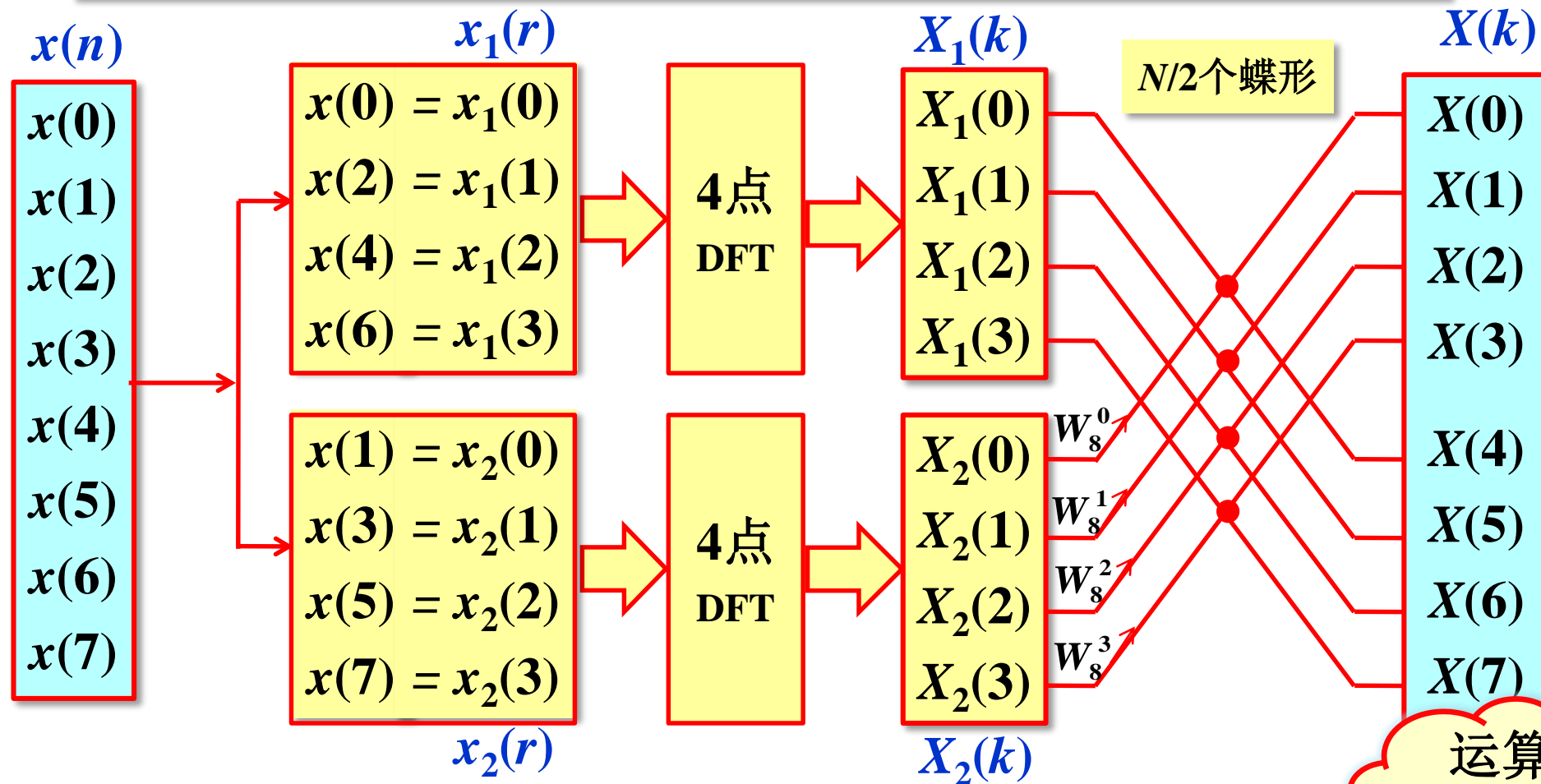
$N/2$ 点DFT

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

$N/2$ 个蝶形运算

$k \in [0, N/2 - 1]$

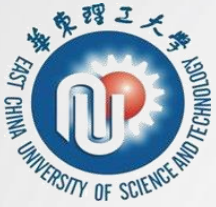
N点DFT的一次时域抽取分解图及运算量(N=8)



运算量
明显减少!

◆ 直接计算: $N^2=64$ 次复数乘法

◆ 一次抽取: $\left(\frac{N}{2}\right)^2 + \left(\frac{N}{2}\right)^2 + \frac{N}{2} = 4^2 + 4^2 + 4 = 36$ 次复数乘法



第四章 快速傅里叶变换

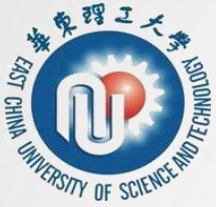
Fast Forurier Transform

4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法

基于时间抽取的基-2-FFT快速算法原理 (1)

华东理工大学信息科学与工程学院 万永菁





第四章 快速傅里叶变换

Fast Forurier Transform

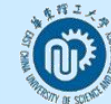
4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法

基于时间抽取的基-2-FFT快速算法原理 (2)

华东理工大学信息科学与工程学院 万永菁



4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法



因为4点DFT还是比较麻烦，所以再继续分解。

若将 $N/2$ (4点)子序列按奇/偶分解成两个 $N/4$ 点(2点)子序列。即将 $x_1(r)$ 和 $x_2(r)$ 分解成奇、偶两个 $N/4$ 点，即2点的子序列。

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

$$\text{设: } \begin{cases} x_1(2l) = x_3(l) & \text{偶序列} \\ x_1(2l+1) = x_4(l) & \text{奇序列} \end{cases} \quad (l = 0 \dots N/4 - 1) \quad \text{此处, } l = 0, 1$$

$$\text{设: } \begin{cases} x_2(2l) = x_5(l) & \text{偶序列} \\ x_2(2l+1) = x_6(l) & \text{奇序列} \end{cases} \quad (l = 0 \dots N/4 - 1) \quad \text{此处, } l = 0, 1$$



4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法



那么, $X_1(k)$ 又可表示为:

$$\begin{aligned} X_1(k) &= \sum_{l=0}^{N/4-1} \underline{x_1(2l)} W_{N/2}^{2lk} + \sum_{l=0}^{N/4-1} \underline{x_1(2l+1)} W_{N/2}^{(2l+1)k} \\ &= \sum_{l=0}^{N/4-1} x_3(l) W_{N/4}^{lk} + \underline{W_{N/2}^k} \sum_{l=0}^{N/4-1} x_4(l) W_{N/4}^{lk} \\ &= X_3(k) + W_{N/2}^k X_4(k) \end{aligned}$$

$$\left. \begin{aligned} X_1(k) &= X_3(k) + W_{N/2}^k X_4(k) \\ X_1(k + N/4) &= X_3(k) - W_{N/2}^k X_4(k) \end{aligned} \right\} k = 0, 1, \dots, N/4 - 1$$

4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法



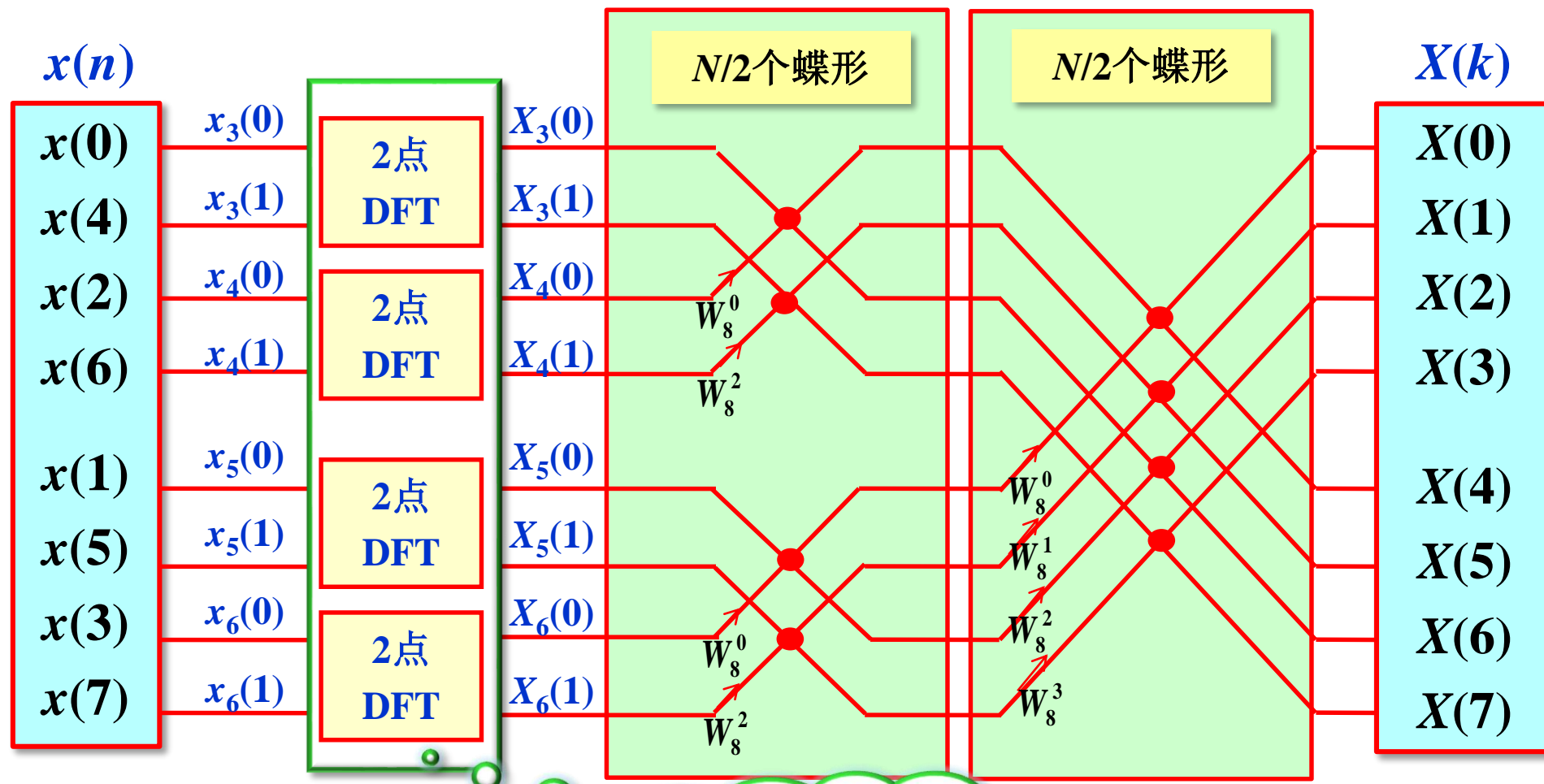
$X_2(k)$ 也可以进行相同的分解:

$$\begin{aligned} X_2(k) &= \sum_{l=0}^{N/4-1} x_2(2l)W_{N/2}^{2lk} + \sum_{l=0}^{N/4-1} x_2(2l+1)W_{N/2}^{(2l+1)k} \\ &= \sum_{l=0}^{N/4-1} x_5(l)W_{N/4}^{lk} + W_{N/2}^k \sum_{l=0}^{N/4-1} x_6(l)W_{N/4}^{lk} \\ &= X_5(k) + W_{N/2}^k X_6(k) \end{aligned}$$

$$\left. \begin{aligned} X_2(k) &= X_5(k) + W_{N/2}^k X_6(k) \\ X_2(k + N/4) &= X_5(k) - W_{N/2}^k X_6(k) \end{aligned} \right\} k = 0, 1, \dots, N/4 - 1$$

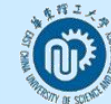
注意: 通常我们会把 $W_{N/2}^k$ 写成 W_N^{2k} 。

N 点DFT的二次时域抽取分解图及运算量($N=8$)



也写成蝶形
运算的形式?

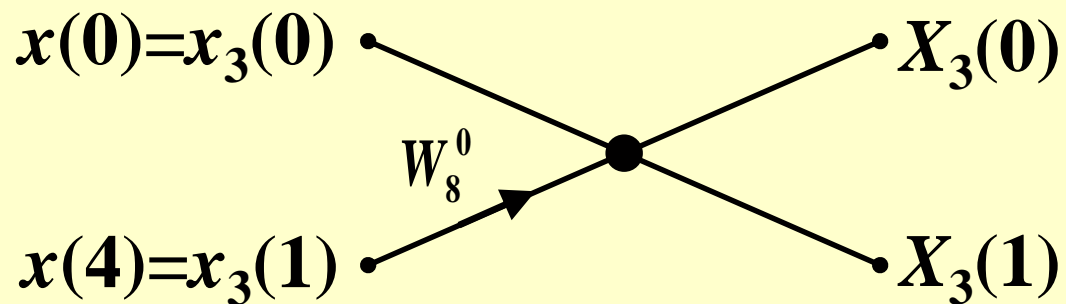
4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法



$$X_3(k) = \text{DFT}[x_3(l)] = \sum_{l=0}^{N/4-1} x_3(l) W_{N/4}^{kl} = x_3(0) + W_2^k x_3(1)$$

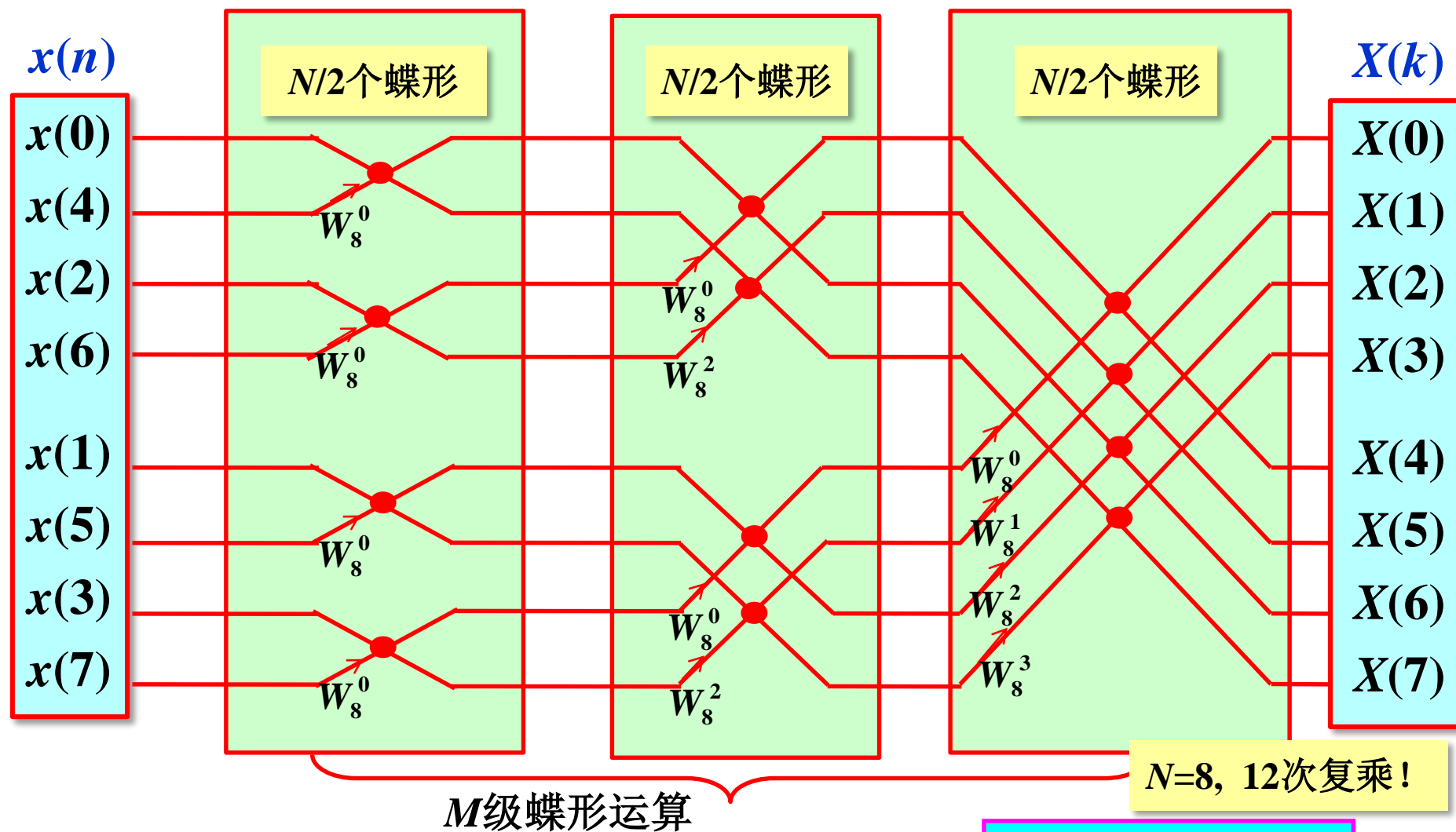
$$X_3(0) = \underline{x_3(0) + W_8^0 x_3(1)}$$

$$X_3(1) = x_3(0) + W_2^1 x_3(1) = \underline{x_3(0) - W_8^0 x_3(1)}$$



基2-DIT-FFT算法 蝶形流图 ($N=8, M=3$)

$$M = \log_2^N$$



基2-DIT-FFT算法复数乘法次数:

$$\frac{N}{2} \cdot M = \frac{N}{2} \log_2^N$$

三、线性卷积和FFT方法求解LSI系统输出的运算量对比



➤ 时域直接求解

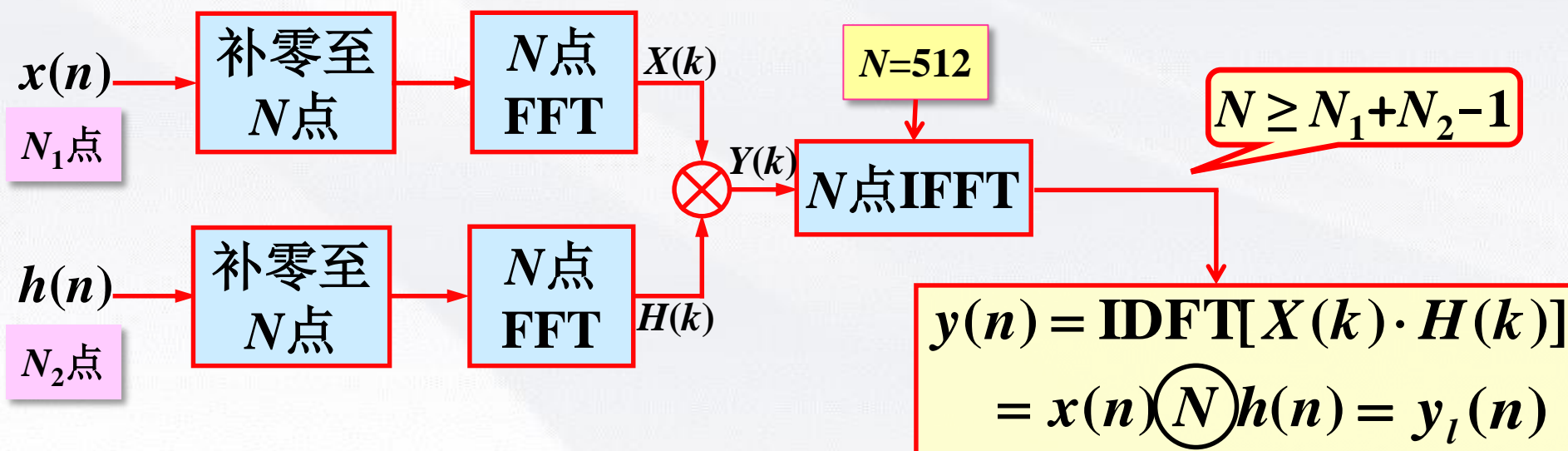
乘法次数: $N_1 \times N_2$ → 62500次

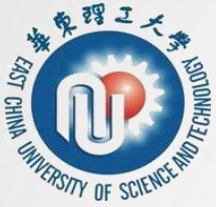
$N_1=250, N_2=250$

$$y_l(n) = x(n) * h(n) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} x(m)h(n-m)$$

➤ FFT求解法

乘法次数: $3\frac{N}{2}\log_2^N + N$ → 7424次





第四章 快速傅里叶变换

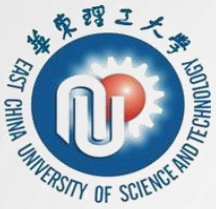
Fast Forurier Transform

4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法

基于时间抽取的基-2-FFT快速算法原理 (2)

华东理工大学信息科学与工程学院 万永菁





第四章 快速傅里叶变换

Fast Forurier Transform

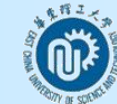
4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法

基于时间抽取的基-2-FFT快速算法 实例分析

华东理工大学信息科学与工程学院 万永菁

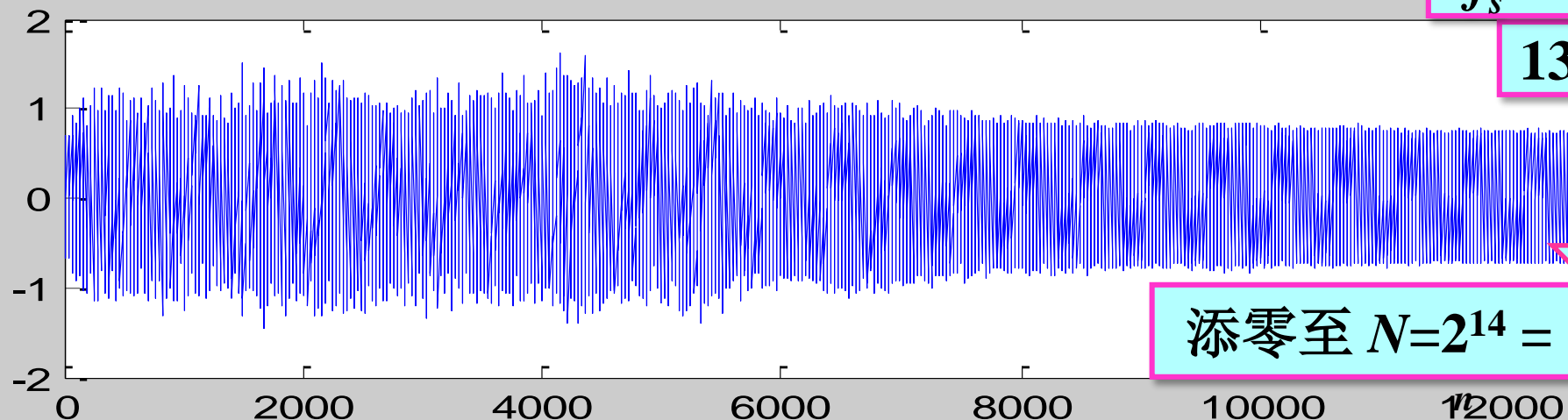


再探仿真实例：用基2-DIT-FFT方法分析含噪音频的频谱



华东理工大学

$x(n)$

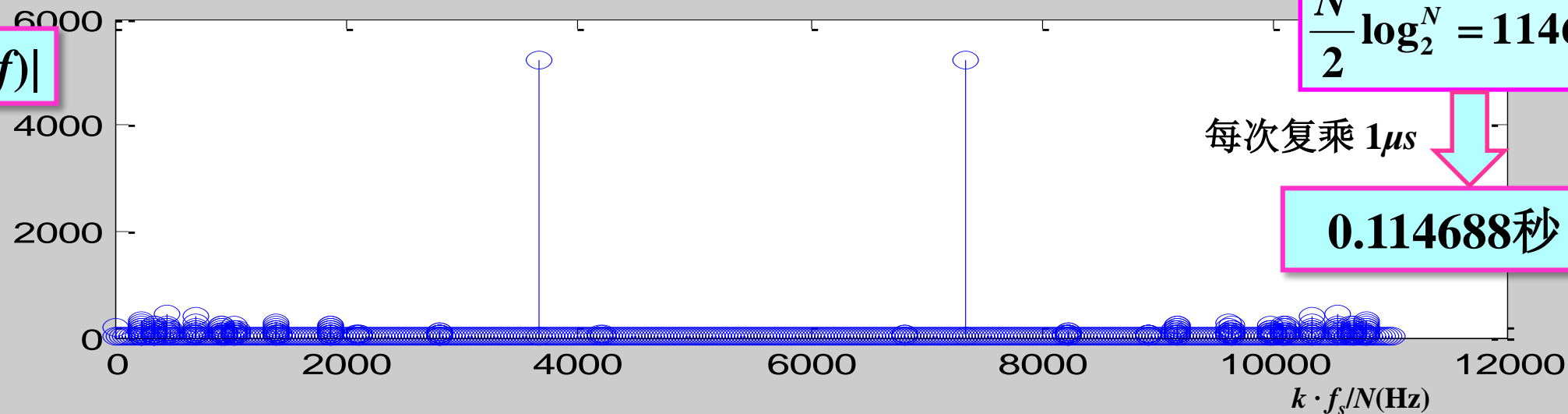


$f_s = 11025 \text{ Hz}$

13095点

添零至 $N = 2^{14} = 16384$ 点

$|X(jf)|$



$$\frac{N}{2} \log_2 N = 114688$$

每次复乘 $1 \mu\text{s}$

0.114688秒!

4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法



例、如果通用计算机的速度为平均每次复乘需要 $5\mu s$ ，每次复加需要 $0.5\mu s$ ，用它来计算512点的DFT $[x(n)]$ ，问：

(1) 直接用DFT计算需要多少时间？

(2) 用FFT需要多少时间？

解：(1) 直接用DFT进行计算：

复乘： $T_1 = N^2 \times 5 \times 10^{-6} = 1.31072 \text{秒}$

复加： $T_2 = N(N-1) \times 0.5 \times 10^{-6} = 0.130816 \text{秒}$

$$T = T_1 + T_2 = \mathbf{1.441536 \text{秒}}$$

(2) 用FFT进行运算：

复乘： $T_1' = (N/2) \log_2^N \times 5 \times 10^{-6} = 0.01152 \text{秒}$

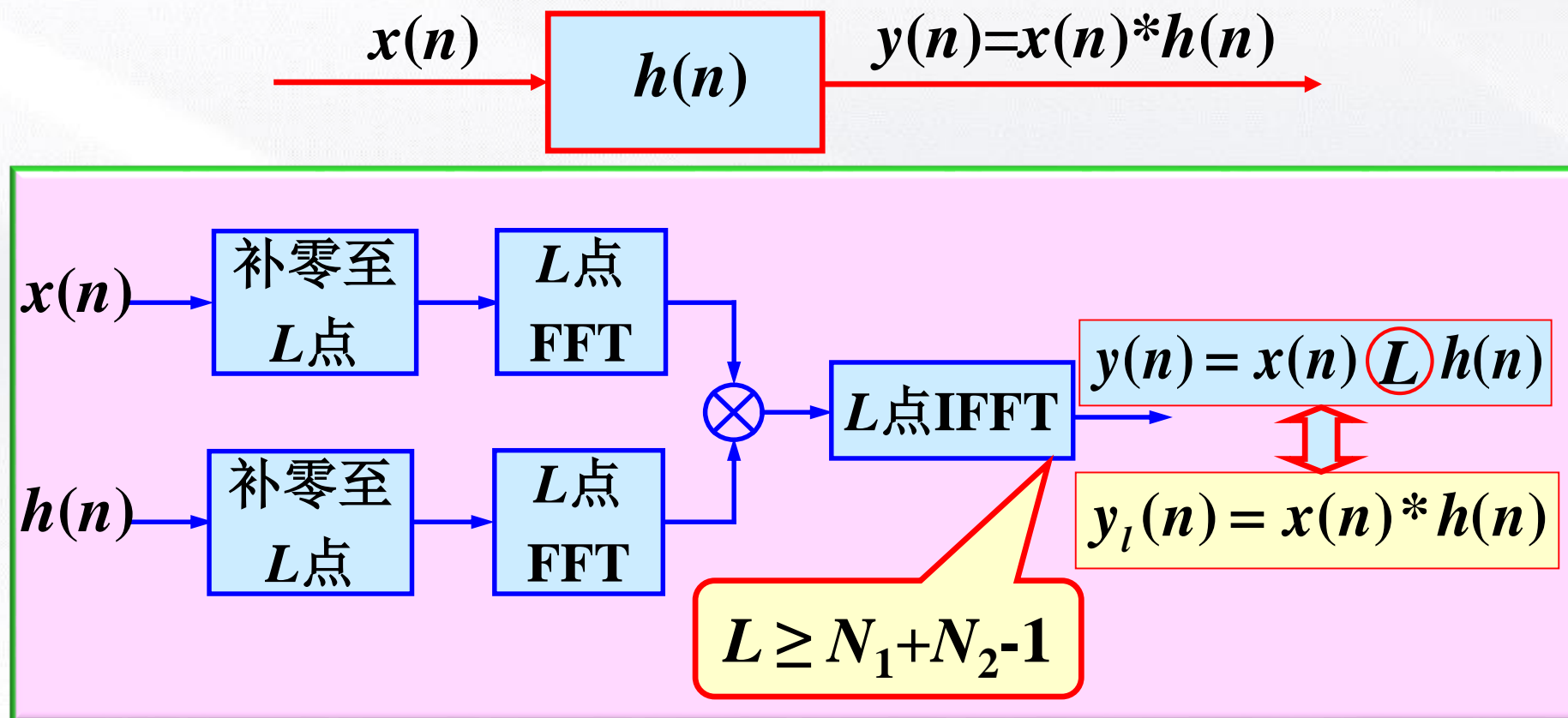
复加： $T_2' = N \log_2^N \times 0.5 \times 10^{-6} = 0.002304 \text{秒}$

$$T' = T_1' + T_2' = \mathbf{0.013824 \text{秒}}$$

4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法



例、长度为**240点**的序列 $x(n)$ 与长度为 **N 点**的 $h(n)$ 卷积。当 **$N=10$ 和240**时，直接进行卷积 $x(n)*h(n)$ 和用 $\text{IFFT}[X(k)\cdot H(k)]$ 的方法相比，那种方法求解 $y(n)$ 的效率更高？



4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法



直接进行卷积 ($N=10$) :

$$y(n) = x(n) * h(n) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} x(n)h(n-m)$$

乘法次数: $240 \times 10 = 2400$ 次

用FFT的方法 ($N=10$) : 添零到256点, $L=256$

乘法次数:

$$3 \times (L/2) \log_2 L + L = 3 \times 128 \times 8 + 256 = 3328 \text{次}$$

4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法



直接进行卷积 ($N=240$) :

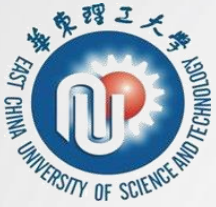
$$y(n) = x(n) * h(n) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(n)h(n-m)$$

乘法次数: $240 \times 240 = 57600$ 次

用FFT的方法 ($N=240$) : 添零到512点, $L=512$

乘法次数:

$$3 \times (L/2) \log_2 L + L = 3 \times 256 \times 9 + 512 = 7424 \text{次}$$



第四章 快速傅里叶变换

Fast Forurier Transform

4.2 基于时间抽取的基-2-FFT快速算法

基于时间抽取的基-2-FFT快速算法 实例分析

华东理工大学信息科学与工程学院 万永菁

