

3 快速傅立叶变换 (FFT)

3.1 问题的提出

3.1 问题的提出

已知 N 点有限长序列 $x(n)$ 的DFT为

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

直接计算 N 点谱线，

$$\begin{bmatrix} X(0) \\ X(1) \\ \vdots \\ X(N-1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} W_N^0 & W_N^0 & \dots & W_N^0 \\ W_N^0 & W_N^1 & \dots & W_N^{(N-1)} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ W_N^0 & W_N^{(N-1)} & \dots & W_N^{(N-1)(N-1)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x(0) \\ x(1) \\ \vdots \\ x(N-1) \end{bmatrix}$$

3.1 问题的提出

若不计加法，需要 N^2 次复数乘法。

复数乘法：

$$(a_1 + jb_1)(a_2 + jb_2) = a_1a_2 - b_1b_2 + j(a_1b_2 + a_2b_1)$$

N 点DFT： $4N^2$ 次实数乘法。

3.1 问题的提出

●减少运算量的两个途径

1) 利用指数因子的特性（周期性，对称性）

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

3.1 问题的提出

$$W_4^0 = 1 \quad W_4^1 = -j \quad W_4^2 = -1 \quad W_4^3 = j$$

$$W_4^3 = W_4^2 \cdot W_4^1 = j \quad W_4^6 = W_4^2 \cdot W_4^4 = -1$$

$$W_4^9 = W_4^8 \cdot W_4^1 = -j$$

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

3.1 问题的提出

- 2) 将大的 N 分解为若干短序列的DFT：
乘法运算量与序列长度的平方成正比

3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

Decimation In Time

3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

(1) N 为偶数

将 $x(n)$ 分为奇偶两组，

$$\begin{aligned} X(k) &= \sum_{n=0}^{N-1} x(n) W_N^{nk} \\ &= \sum_{r=0}^{N/2-1} x(2r) W_N^{2rk} + \sum_{r=0}^{N/2-1} x(2r+1) W_N^{(2r+1)k} \end{aligned}$$

3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

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

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

3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

这里，

$$\begin{aligned} G(k) &= \sum_{r=0}^{N/2-1} x(2r) W_{N/2}^{rk} \\ H(k) &= \sum_{r=0}^{N/2-1} x(2r+1) W_{N/2}^{rk} \end{aligned}$$

$G(k)$ 与 $H(k)$ 均为 $N/2$ 点 DFT，以 $N/2$ 为周期

3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

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

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

$$\text{另外, } W_N^{k+N/2} = -W_N^k$$

3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

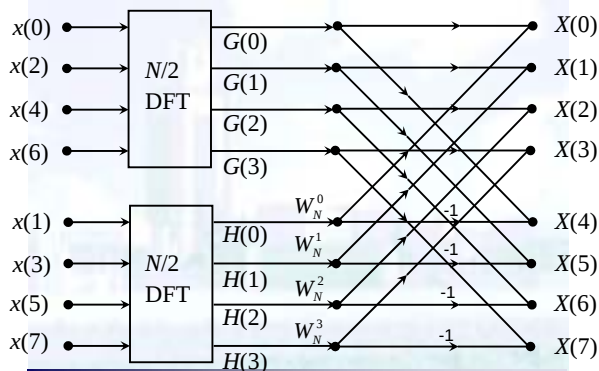
$$\left. \begin{aligned} \therefore X(k) &= G(k) + W_N^k H(k) \\ X(k + \frac{N}{2}) &= G(k) - W_N^k H(k) \end{aligned} \right\} k = 0, 1, 2, \dots, \frac{N}{2} - 1$$

运算量估计：

2个的 $N/2$ 长DFT，系数乘法次数 $N/2$ ，

$$\text{总的乘法运算量：} \frac{1}{2} N^2 + \frac{1}{2} N$$

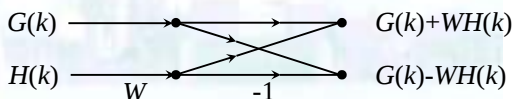
3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)



3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

蝶形运算的定义

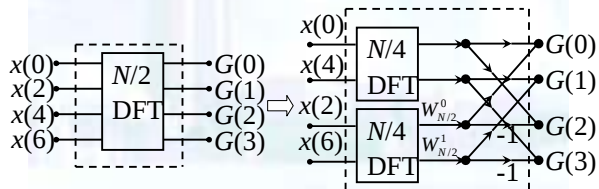
$$\left. \begin{aligned} X(k) &= G(k) + W_N^k H(k) \\ X(k + \frac{N}{2}) &= G(k) - W_N^k H(k) \end{aligned} \right\} k = 0, 1, 2, \dots, \frac{N}{2} - 1$$



3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

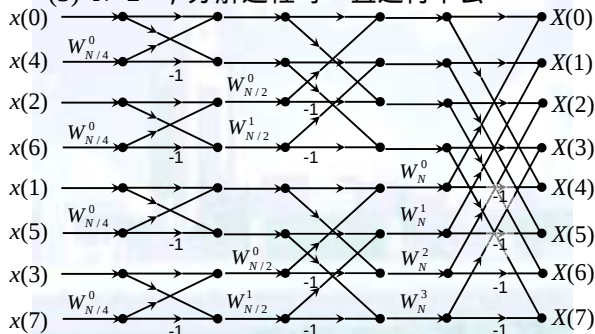
(2) $N/2$ 为偶数

$G(k)$ 和 $H(k)$ 的 $N/2$ 点DFT计算可分别继续分解为2个 $N/4$ 点DFT和蝶形运算。



3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

(3) $N=2^M$ ，分解过程可一直进行下去



3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

算法要点——乘法运算量

对 $N=2^M$ ，有 M 次递推，每次有 $N/2$ 个蝶形运算，

总共有 $\frac{1}{2} NM = \frac{1}{2} N \log_2 N$ 个蝶形运算。

1个蝶形包含1个乘法运算，总运算量为

$$\frac{1}{2} NM = \frac{1}{2} N \log_2 N \text{ 次乘法。}$$

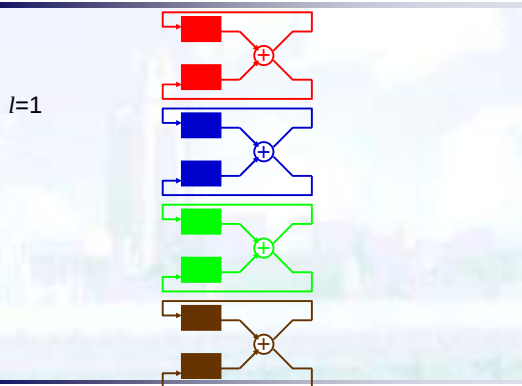
3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

算法要点——原位（同址）运算

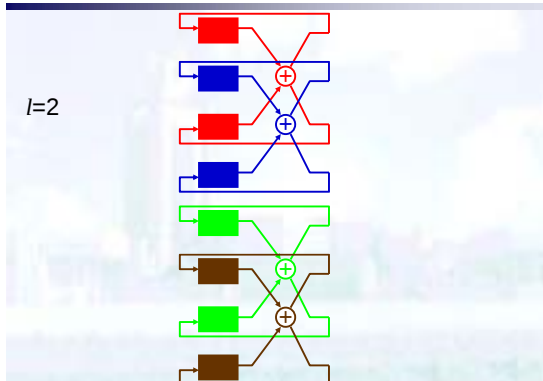
$$\begin{aligned} x_l(m) &= x_{l-1}(m) + W_N^P x_{l-1}(n) \\ x_l(n) &= x_{l-1}(m) - W_N^P x_{l-1}(n) \end{aligned} \quad l = 1, \dots, M$$

输出数据存放在原来的输入数据存储单元，成为下一轮的输入数据，直至成为最后的计算结果。

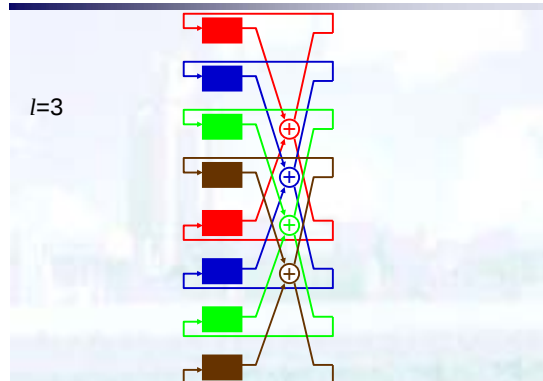
3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)



3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

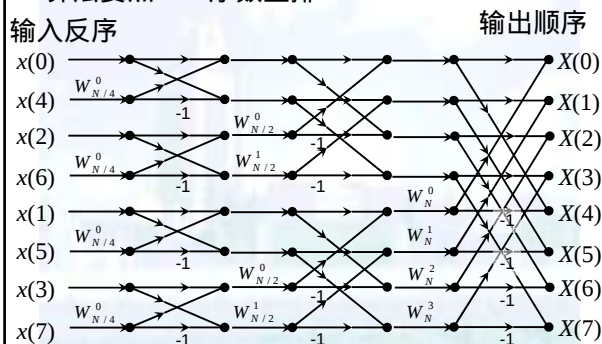


3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)



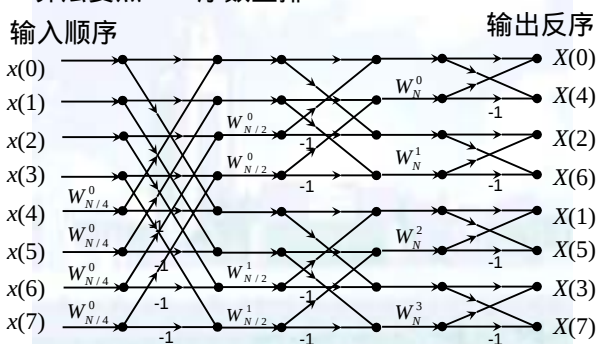
3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

算法要点——序数重排



3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

算法要点——序数重排



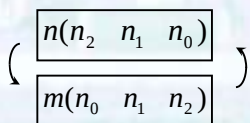
3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

反序规则

原序数 $n \Rightarrow$ 二进制 $n_2 n_1 n_0$

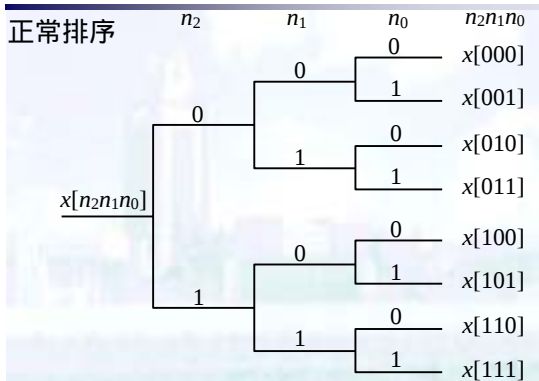
$\Rightarrow$ 反序二进制 $n_0 n_1 n_2 \Rightarrow$ 反序数 m

原序数为 n 的序列值放入第 m 个存储单元；
原序数为 m 的序列值放入第 n 个存储单元。



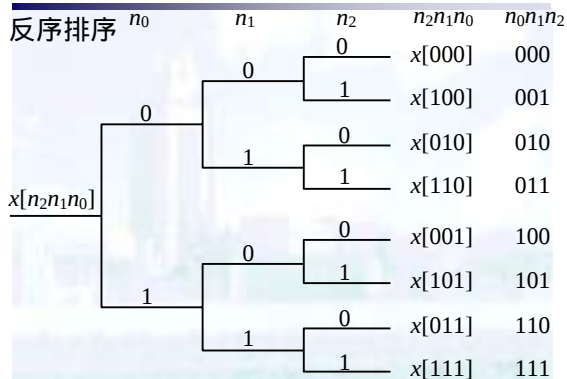
3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

正常排序



3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

反序排序



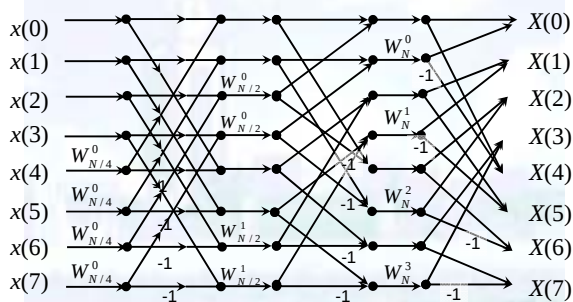
3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

另一种变体是顺序输入、顺序输出，但无法实现原位运算，需要增加存储器开销。

3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

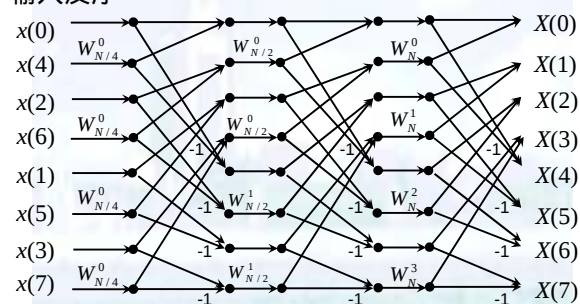
输入顺序

输出顺序



3.2 基2的DIT-FFT(按时间抽取的FFT)

其他形式：具有相同的运算结构，非原位运算
输入反序 输出顺序



3.3 基2的DIF-FFT(按频率抽取的FFT)

N 为偶数时, $x(n)$ 按照前后顺序分为两部分

$$\begin{aligned} X(k) &= \sum_{n=0}^{N-1} x(n) W_N^{nk} \\ &= \sum_{n=0}^{N/2-1} x(n) W_N^{nk} + \sum_{n=N/2}^{N-1} x(n) W_N^{nk} \\ &= \sum_{n=0}^{N/2-1} x(n) W_N^{nk} + \sum_{n=0}^{N/2-1} x(n + \frac{N}{2}) W_N^{(n+N/2)k} \end{aligned}$$

3.3 基2的DIF-FFT(按频率抽取的FFT)

Decimation In Frequency

3.3 基2的DIF-FFT(按频率抽取的FFT)

将 $X(k)$ 按奇偶分为两部分,

注意到 $W_N^{Nk/2} = (-1)^k$

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

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

$$\begin{aligned} X(2l) &= \sum_{n=0}^{N/2-1} [x(n) + x(n + \frac{N}{2})] W_N^{n \cdot 2l} \\ &= \sum_{n=0}^{N/2-1} [x(n) + x(n + \frac{N}{2})] W_{N/2}^{nl} \\ X(2l+1) &= \sum_{n=0}^{N/2-1} [x(n) - x(n + \frac{N}{2})] W_N^{n \cdot (2l+1)} \\ &= \sum_{n=0}^{N/2-1} W_N^n [x(n) - x(n + \frac{N}{2})] W_{N/2}^{nl} \\ &\quad l=0,1,\dots,N/2-1 \end{aligned}$$

3.3 基2的DIF-FFT(按频率抽取的FFT)

偶数部分

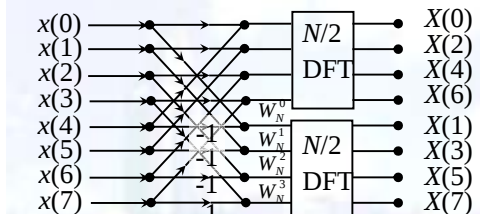
$$X(2l) = \sum_{n=0}^{N/2-1} a_n W_{N/2}^{nl} \quad l=0,1,\dots,N/2-1$$

对序列 $a_n = x(n) + x(n + N/2)$ 的 $N/2$ 点DFT

奇数部分

$$X(2l+1) = \sum_{n=0}^{N/2-1} b_n W_{N/2}^{nl} \quad l=0,1,\dots,N/2-1$$

对序列 $b_n = [x(n) - x(n + N/2)] W_N^n$ 的 $N/2$ 点DFT

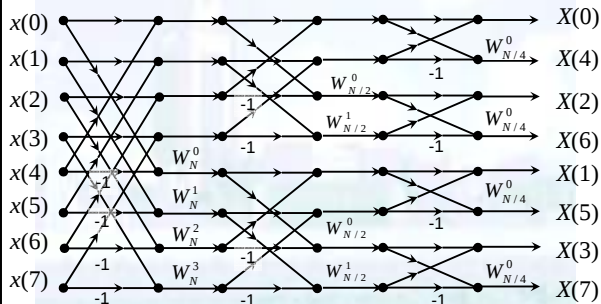


DIF蝶形运算的定义:

$$\begin{aligned} x(n) &\rightarrow x(n) + x(n + N/2) \\ x(n + N/2) &\rightarrow [x(n) - x(n + N/2)] W_N^n \end{aligned}$$

3.3 基2的DIF-FFT(按频率抽取的FFT)

对基2情形, $N=2^M$, $N/2$ 点DFT可按频率抽取原则进一步分解, 直至2点DFT



3.3 基2的DIF-FFT(按频率抽取的FFT)

算法要点

1)与DIT算法的特点基本相同, 乘法运算量同为 $(M \log_2 N)/2$, 蝶形运算同为原位运算。

2)DIF-FFT同样可以有变序输入, 顺序输出。与DIT的区别不在于输入、输出序列的排序, 而在于旋转因子所处的位置。

3)对DIT, 将信号流程取反, 即得DIF。同样, 对DIF, 将信号流程取反, 即得DIT。

3.4 N为复合数的FFT算法

3.4 N为复合数的FFT算法

N 可以表达2个以上的整数相乘

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

设 $N = M \cdot L$

将 n 表达为 $n = n_1 M + n_0$

$$0 \leq n_1 \leq L-1, \quad 0 \leq n_0 \leq M-1$$

3.4 N为复合数的FFT算法

$$\begin{aligned} X(k) &= \sum_{n_0=0}^{M-1} \sum_{n_1=0}^{L-1} x(n_1 M + n_0) W_N^{k(n_1 M + n_0)} \\ &= \sum_{n_0=0}^{M-1} W_N^{k n_0} \sum_{n_1=0}^{L-1} x(n_1 M + n_0) W_N^{k n_1 M} \\ &= \sum_{n_0=0}^{M-1} W_N^{k n_0} \sum_{n_1=0}^{L-1} x(n_1 M + n_0) W_L^{k n_1} \end{aligned}$$

3.4 N为复合数的FFT算法

将 k 表达为

$$k = k_1 L + k_0, \quad 0 \leq k_1 \leq M-1, \quad 0 \leq k_0 \leq L-1$$

利用关系 $W_N^{(k_1 L + k_0) n_0} = W_M^{k_1 n_0} \cdot W_N^{k_0 n_0}$

$$W_L^{(k_1 L + k_0) n_1} = W_L^{k_0 n_1}$$

得 $X(k_1 L + k_0)$

$$= \sum_{n_0=0}^{M-1} [W_N^{k_0 n_0} \sum_{n_1=0}^{L-1} x(n_1 M + n_0) W_L^{k_0 n_1}] W_M^{k_1 n_0}$$

3.4 N为复合数的FFT算法

1)定义

$$x_1(k_0, n_0) = \sum_{n_1=0}^{L-1} x(n_1M + n_0)W_L^{k_0 n_1}$$

这是关于序列

$$x(n_1M + n_0), \quad n_1 = 0, \dots, L-1$$

的一个标准的L点DFT。

n_0 有M个不同取值，共有M个L点的DFT。

3.4 N为复合数的FFT算法

2)定义 $x_2(k_0, n_0) = x_1(k_0, n_0)W_N^{k_0 n_0}$

$$\text{则 } X(k_1L + k_0) = \sum_{n_0=0}^{M-1} x_2(k_0, n_0)W_M^{k_1 n_0}$$

这是关于序列

$$x_2(k_0, n_0), \quad n_0 = 0, \dots, M-1$$

的M点DFT。

不同的 k_0 ，对应着不同的序列。 k_0 有L个不同取值，共有L个M点DFT。

3.4 N为复合数的FFT算法

所以， $X(k)$ 可分解为：

M个L点DFT

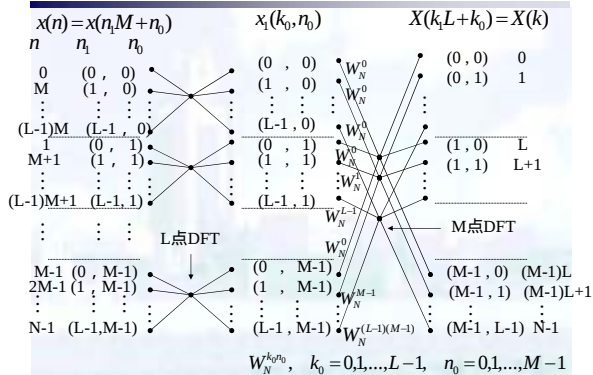
L个M点DFT

中间结果的N次复数乘法

乘法运算量：

$$M \cdot L^2 + L \cdot M^2 + N = N(L + M + 1)$$

3.4 N为复合数的FFT算法



3.4 N为复合数的FFT算法

关于求和次序

$$\text{在 } n = n_1M + n_0, \quad k = k_1L + k_0, \\ 0 \leq n_1, k_0 \leq L-1, \quad 0 \leq n_0, k_1 \leq M-1$$

的定义下，表达是唯一的：

$$X(k_1L + k_0)$$

$$= \sum_{n_0=0}^{M-1} [W_N^{k_0 n_0} \sum_{n_1=0}^{L-1} x(n_1M + n_0)W_L^{k_0 n_1}] W_M^{k_1 n_0}$$

3.4 N为复合数的FFT算法

关于式(4-38)

$$X(k_1L + k_0)$$

$$= \sum_{n_1=0}^{L-1} \sum_{n_0=0}^{M-1} x(n_1, n_0) W_N^{(k_1L + k_0)(n_1M + n_0)} \\ = \sum_{n_1=0}^{L-1} \{ \sum_{n_0=0}^{M-1} [x(n_1, n_0) W_N^{k_0 n_0}] W_M^{k_1 n_0} \} W_L^{k_0 n_1}$$

3.4 N为复合数的FFT算法

中间变量

$$x_1(n_1, n_0, k_0) = x(n_1, n_0) W_N^{k_0 n_0}$$

则：

$$x_2(n_1, k_0, k_1) = \sum_{n_0=0}^{M-1} x_1(n_1, n_0, k_0) W_M^{k_1 n_0}$$

这是一个标准的M点DFT。

3.4 N为复合数的FFT算法

但是

$$X(k_0, k_1) = \sum_{n_1=0}^{L-1} x_2(n_1, k_0, k_1) W_L^{k_0 n_1}$$

不是一个标准的DFT

序列 $x_2(n_1, k_0, k_1)$ 本身是 k_0 的函数，随着 k_0 的变化而变化

即 $X(k) = \sum x(n, k) W_N^{kn}$ 不是DFT。

3.4 N为复合数的FFT算法

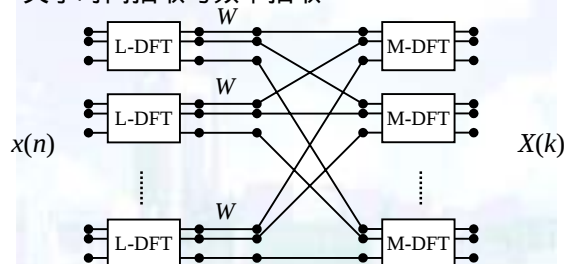
当 $n = n_1 M + n_0$, $k = k_1 L + k_0$ 时

求和顺序唯一：

$$\begin{aligned} X(k_1 L + k_0) \\ = \sum_{n_0=0}^{M-1} [W_N^{k_0 n_0} \sum_{n_1=0}^{L-1} x(n_1 M + n_0) W_L^{k_0 n_1}] W_M^{k_1 n_0} \end{aligned}$$

3.4 N为复合数的FFT算法

关于时间抽取与频率抽取



$N=8$ ：取 $L=4$, $M=2$, 时间抽取
取 $L=2$, $M=4$, 频率抽取

3.4 N为复合数的FFT算法

1) $L=4$, $M=2$

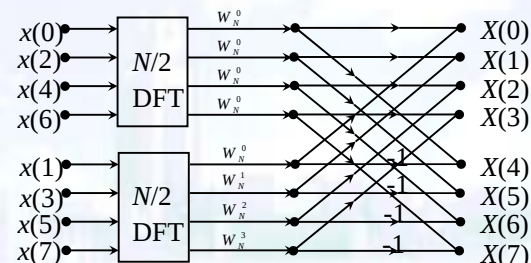
$$X(4k_1 + k_0)$$

$$= \sum_{n_0=0}^1 [W_8^{k_0 n_0} \sum_{n_1=0}^3 x(2n_1 + n_0) W_4^{k_0 n_1}] W_2^{k_1 n_0}$$

$$W_N^{k_0 n_0}, \quad k_0=0,1,2,3, \quad n_0=0,1$$

所谓按时间抽取

3.4 N为复合数的FFT算法



3.4 N为复合数的FFT算法

2) $L=2, M=4$

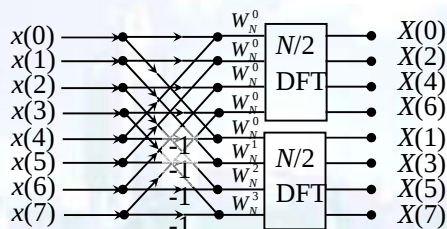
$$X(2k_1 + k_0)$$

$$= \sum_{n_0=0}^3 [W_8^{k_0 n_0} \sum_{n_1=0}^1 x(4n_1 + n_0) W_2^{k_0 n_1}] W_4^{k_1 n_0}$$

$$W_N^{k_0 n_0}, n_0=0,1,2,3, k_0=0,1$$

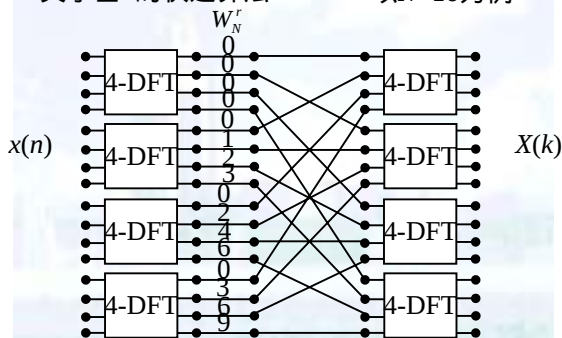
所谓按频率抽取

3.4 N为复合数的FFT算法



3.4 N为复合数的FFT算法

关于基4的快速算法 $N=4^M$ 以 $N=16$ 为例



3.4 N为复合数的FFT算法

对 $N=4^M$

共有 M 级4点DFT

4点DFT本身没有乘法运算

每级有 $N/4$ 个基4蝶形

每个蝶形的系数乘法为3次

每级 $3N/4$ 次系数乘法

$$\frac{3}{4} NM = \frac{3}{4} NM \cdot \frac{1}{2} \log_2 N = \frac{3}{8} N \log_2 N$$

3.4 N为复合数的FFT算法

一般地, $N=r^M$

最小DFT运算单位为 r -DFT, 基 r 算法

第一步分解:

$$X(k_1, k_0)$$

$$= \sum_{n_0=0}^{N/r-1} [W_N^{k_0 n_0} \sum_{n_1=0}^{r-1} x(n_1, n_0) W_r^{k_0 n_1}] W_{N/r}^{k_1 n_0}$$

3.4 N为复合数的FFT算法

若把每个 r -DFT 看成1个运算单元, 则整个分解共有 M 级运算, 每级有 N/r 个运算单元

设每个 r -DFT 的**实际**乘法运算量为 N_r , 系数乘法 $(r-1)$ 次, 总运算量为

$$\frac{N}{r} (N_r + r - 1) \cdot M$$

3.4 N为复合数的FFT算法

基2：

$$r=2, N_r=0, M=\log_2 N \Rightarrow \frac{1}{2}N\log_2 N$$

基4：

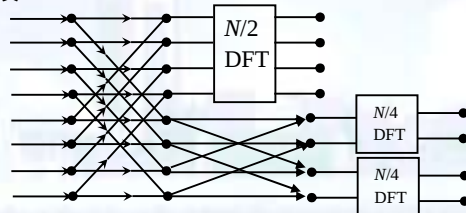
$$r=4, N_r=0, M=\log_4 N \Rightarrow \frac{3}{8}N\log_2 N$$

3.4 N为复合数的FFT算法

分裂基算法（1984年）

思路：减少变换的系数乘法

设 $N=4P$



若 $N/2=4Q$, $N/4=4R$, 则可进一步分解, L蝶形

3.4 N为复合数的FFT算法

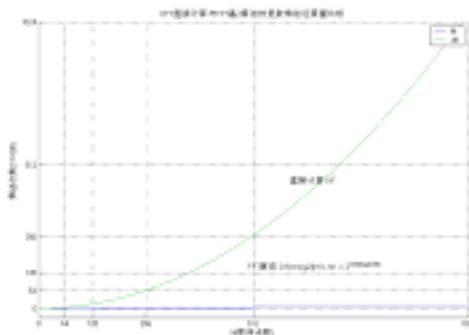
分裂基算法

若 $N=2^M$, 则完全分解后, 复系数乘法运算量约为

$$\frac{1}{3}N\log_2 N$$

乘法运算量比较

基2	$\frac{1}{2}N\log_2 N$	1
基4	$\frac{3}{8}N\log_2 N$	0.75
分裂基	$\frac{1}{3}N\log_2 N$	0.67



3.4 N为复合数的FFT算法

关于IDFT的快速计算

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

3.4 N为复合数的FFT算法

1) 将系数 W_N^{nk} 换成 W_N^{-nk} , 并将最后结果乘以常数 $1/N$, 按照上述两种方法编制FFT程序进行IDFT运算

2) 使用常规FFT程序, 对 $X(k)$ 取共轭,

$$x(n) = \frac{1}{N} \{ DFT [X^*(k)] \}^*$$

3) 使用常规FFT程序, 在圆周移位定义下倒置

$$x(N-n) = \frac{1}{N} DFT [X(k)]$$

3.5 线性调频Z变换 (CZT)

3.5 线性调频Z变换 (CZT)

DFT: 对Z变换 $X(z)$ 在单位圆上的一种等间距取样

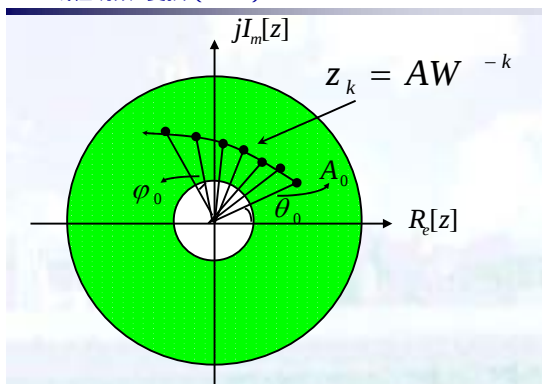
$$DFT[x(n)] = X(z_k) \Big|_{z_k = e^{j\frac{2\pi}{N}k}}$$

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

CZT: 对Z变换 $X(z)$ 更一般的一种取样方式:

- (1) 不限于单位圆上, 而是一个螺旋线
- (2) 取样点数为 M , 可不等于 N
- (3) 取样的起点任意

3.5 线性调频Z变换 (CZT)



3.5 线性调频Z变换 (CZT)

$$X(z_k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) A^{-n} W^{nk}$$

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

$A = A_0 e^{j\theta_0}$ -----起始点

$W = W_0 e^{-j\varphi_0}$ -----控制旋进的方向和步进大小

$W_0 > 1$, 螺旋周线向原点收缩。

$W_0 < 1$, 螺旋周线向外旋出。

3.5 线性调频Z变换 (CZT)

CZT计算

(1) 令 $g(n) = x(n) A^{-n} W^{n^2/2}$

$$h(n) = W^{-n^2/2}$$

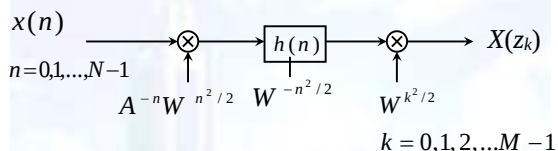
则

$$X(z_k)$$

$$= W^{k^2/2} \sum_{n=0}^{N-1} g(n) h(k-n) \quad k = 0, 1, \dots, M-1$$

3.5 线性调频Z变换 (CZT)

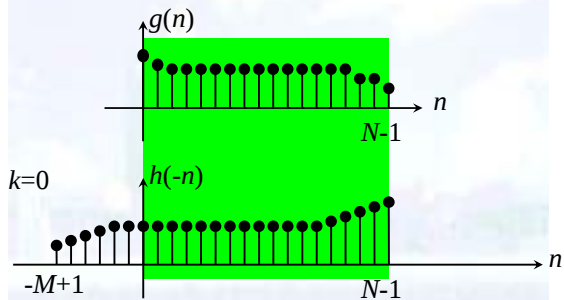
表达为序列 $g(n)$ 通过系统 $h(n)$



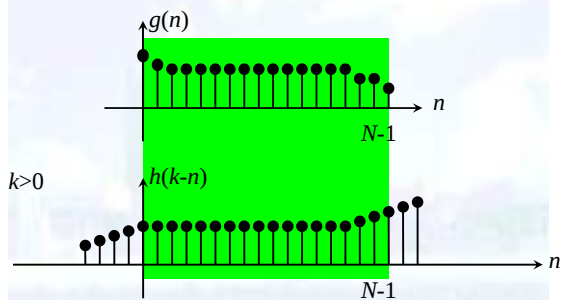
- (2) 用圆周卷积表示以上线性卷积, 设计合适的序列表达, 使圆周卷积与线性卷积等价

3.5 线性调频Z变换 (CZT)

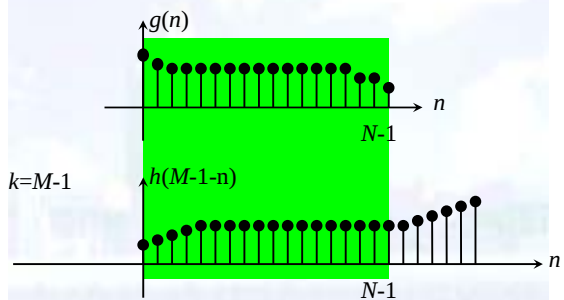
线性卷积过程



3.5 线性调频Z变换 (CZT)

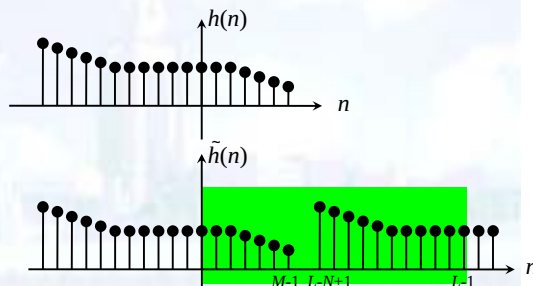


3.5 线性调频Z变换 (CZT)

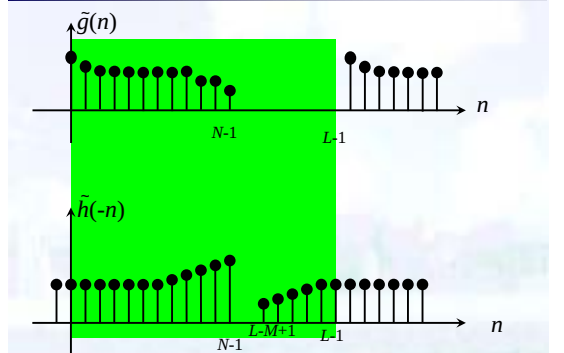


3.5 线性调频Z变换 (CZT)

构造周期序列实现线性卷积



3.5 线性调频Z变换 (CZT)



3.5 线性调频Z变换 (CZT)

$$\tilde{h}(n) = \begin{cases} W^{-n^2/2} & 0 \leq n \leq M-1 \\ \text{任意} & M \leq n \leq L-N \\ W^{-(n-L)^2/2} & L-N+1 \leq n \leq L-1 \end{cases}$$

$$\tilde{g}(n) = \begin{cases} A^{-n} W^{n^2/2} x(n) & n = 0, 1, \dots, N-1 \\ 0 & n = N, \dots, L-1 \end{cases}$$

$$L = 2^r \geq N + M - 1$$

圆周卷积共有 L 个值，前 M 个值($0 \sim M-1$)是所需要的

3.5 线性调频Z变换 (CZT)

计算过程：

乘法次数

- (1) $\tilde{g}(n) = A^{-n} W^{n^2/2} x(n)$ N
- (2) $\tilde{g}(n) \xrightarrow{FFT} G(k)$ $(L \log_2 L)/2$
- (3) $\tilde{h}(n) \xrightarrow{FFT} H(k)$ $(L \log_2 L)/2$
- (4) $G(k) \cdot H(k)$ L
- (5) $IFFT [G(k) \cdot H(k)]$ $(L \log_2 L)/2$
- (6) $W^{k^2/2} \cdot IFFT [G(k) \cdot H(k)]$ M

3.5 线性调频Z变换 (CZT)

若 $M=N$, $A=1$, $W_0=1$, $\phi_0=\frac{2\pi}{N}$

$$\text{则 } X(z_k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) e^{-j \frac{2\pi}{N} nk}$$

CZT退化成为 $x(n)$ 的DFT。也可以采用上述方法计算，即所谓的素数DFT快速计算。

3.6 利用FFT计算时域卷积

3.6 利用FFT计算时域卷积

线性卷积的频域计算

序列 $x(n)$ 长度为 N , $h(n)$ 长度为 M 。
线性卷积

$$\begin{aligned} y(n) &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} x(k) h(n-k) \\ &= \sum_{k=0}^{N-1} x(k) h(n-k) \end{aligned}$$

3.6 利用FFT计算时域卷积

$x(n)$ 与 $h(n-k)$ 的有效取值范围：

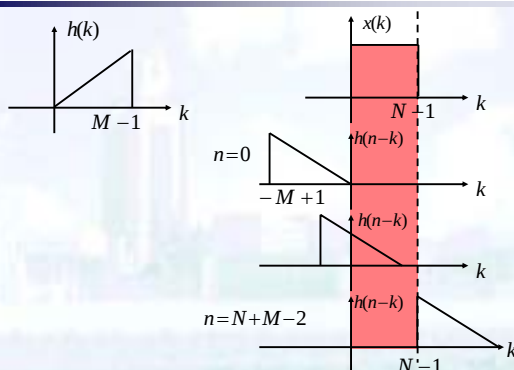
$$0 \leq k \leq N-1$$

$$0 \leq n-k \leq M-1$$

$$\therefore 0 \leq n \leq M+N-2$$

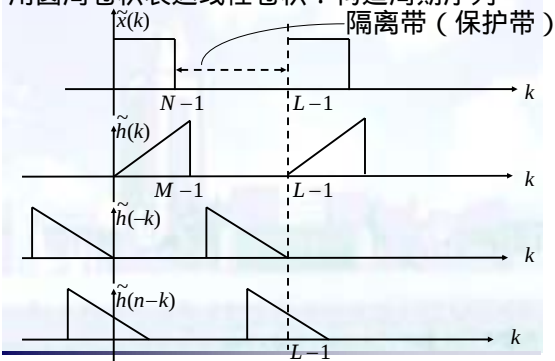
$y(n)$ 有 $M+N-1$ 个有效值

3.6 利用FFT计算时域卷积

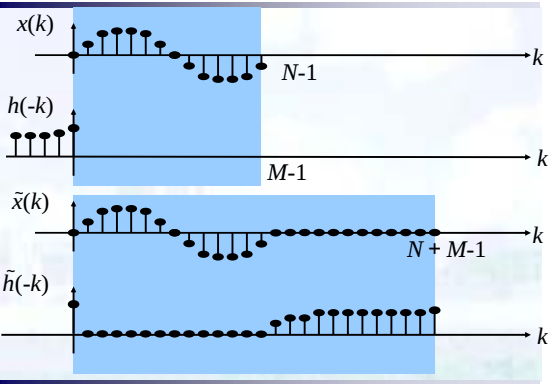


3.6 利用FFT计算时域卷积

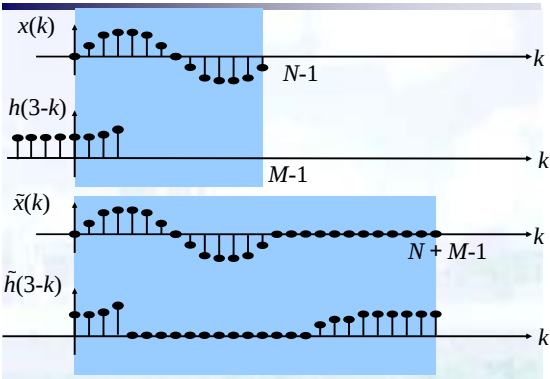
用圆周卷积表达线性卷积：构造周期序列



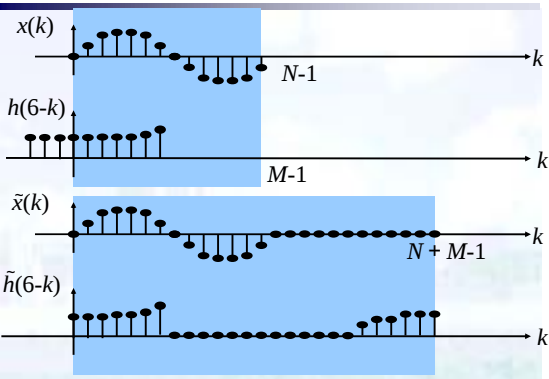
3.6 利用FFT计算时域卷积



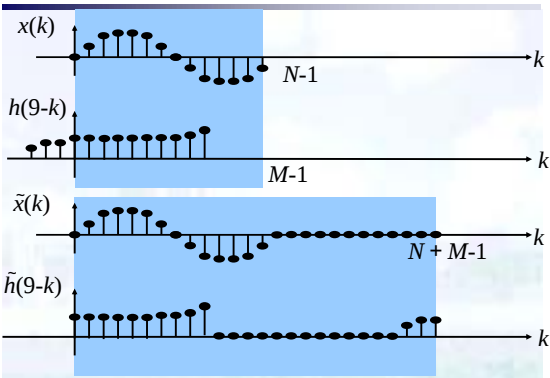
3.6 利用FFT计算时域卷积



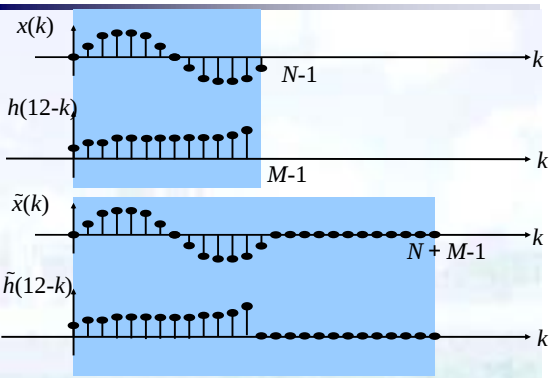
3.6 利用FFT计算时域卷积



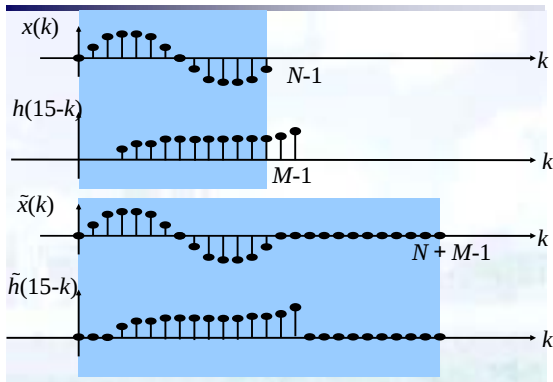
3.6 利用FFT计算时域卷积



3.6 利用FFT计算时域卷积



3.6 利用FFT计算时域卷积

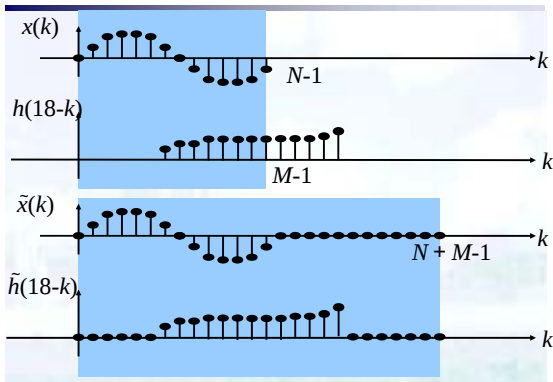


2003/9/29

91

wei@ustc.edu.cn

3.6 利用FFT计算时域卷积

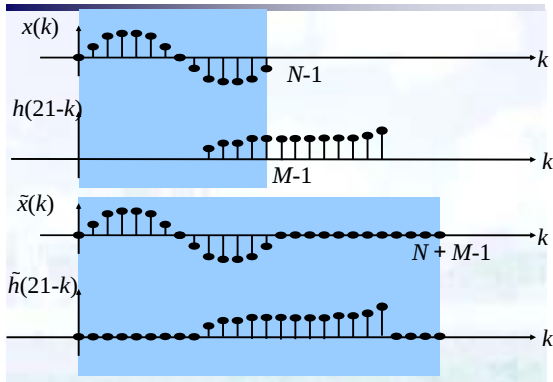


2003/9/29

92

wei@ustc.edu.cn

3.6 利用FFT计算时域卷积

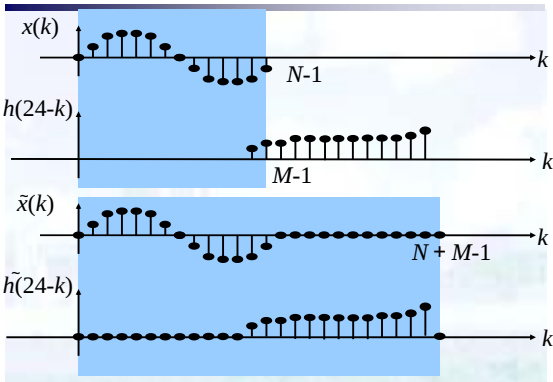


2003/9/29

93

wei@ustc.edu.cn

3.6 利用FFT计算时域卷积

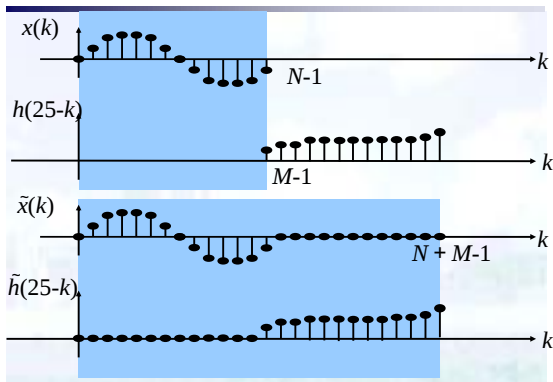


2003/9/29

94

wei@ustc.edu.cn

3.6 利用FFT计算时域卷积



2003/9/29

95

wei@ustc.edu.cn

3.6 利用FFT计算时域卷积

周期序列长度 L 的选取：

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

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

$$L \geq N + M - 1$$

利用FFT，要求 $L = 2^v \geq N + M - 1$

中国科学技术大学

96

wei@ustc.edu.cn

3.6 利用FFT计算时域卷积

圆周卷积结果，

$$y_L(n) = x_L(n) \otimes h_L(n) \\ = IDFT[X_L(k) \cdot H_L(k)]$$

$$X_L(k) = DFT[x_L(n)]$$

$$H_L(k) = DFT[h_L(n)]$$

3.6 利用FFT计算时域卷积

当 $N \gg M$ 时，常把 N 分为若干段进行卷积：

- (1) 较快地得到输出（低延迟）；
- (2) 减少运算量；
- (3) 需要较少的存储单元。

3.6 利用FFT计算时域卷积

重叠相加法

将 $x(n)$ 分段，每段长 L 。确定 L 的原则：

- (1) 与 M 大小相当
- (2) $L+M-1=2^v$

$$x_k(n) = \begin{cases} x(n) & kL \leq n \leq (k+1)L-1 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

$$x(n) = \sum_{k=0}^K x_k(n)$$

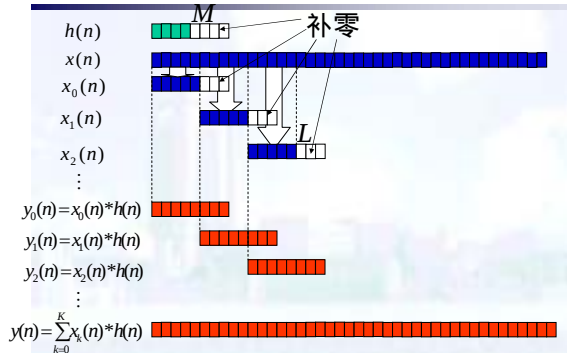
3.6 利用FFT计算时域卷积

$$y(n) = x(n) * h(n) = \sum_{k=0}^K x_k(n) * h(n)$$

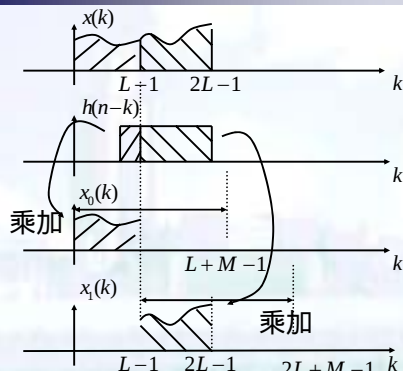
计算 $x_k(n) * h(n)$ 时采用补零的圆周卷积，

将 $x_k(n)$ 和 $h(n)$ 变成长度为 $L+M-1$ 的序列。

3.6 利用FFT计算时域卷积

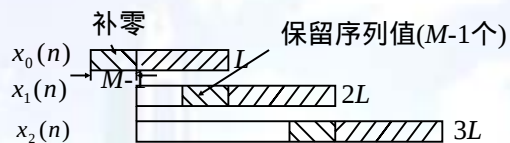


3.6 利用FFT计算时域卷积



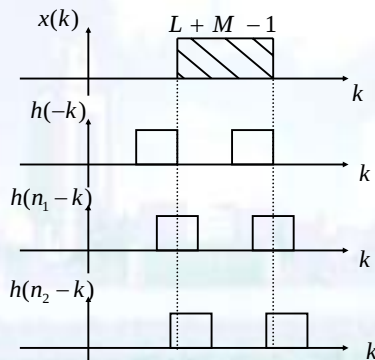
3.6 利用FFT计算时域卷积

重叠保留法



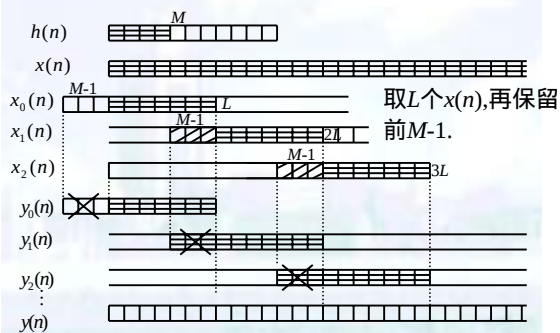
丢弃每段卷积的前M-1个值

3.6 利用FFT计算时域卷积



3.6 利用FFT计算时域卷积

运算流程：



3.6 利用FFT计算时域卷积

线性相关的频域计算

实序列 $x_1(n)$ ，列长 N_1
 $x_2(n)$ ，列长 N_2

$$\text{互相关 } y(n) = \sum_{k=0}^{N_1-1} x_1(k)x_2(n+k)$$

3.6 利用FFT计算时域卷积

$x_1(n)$ 与 $x_2(n+k)$ 均不为零的范围

$$0 \leq k \leq N_1 - 1$$

$$0 \leq k + n \leq N_2 - 1$$

$$-N_1 + 1 \leq n \leq N_2 - 1$$

$\Rightarrow y(n)$ 有 $N_1 + N_2 - 1$ 个有效值

用圆周相关计算，为避免周期项引入的混叠，对 $x_1(n)$ 和 $x_2(n)$ 作补零处理

3.6 利用FFT计算时域卷积

$$N = 2^v \geq N_1 + N_2 - 1$$

$$\tilde{x}_1(n) = \begin{cases} x_1(n) & n = 0, 1, \dots, N_1 - 1 \\ 0 & n = N_1, \dots, N - 1 \end{cases}$$

$$\tilde{x}_2(n) = \begin{cases} x_2(n) & n = 0, 1, \dots, N_2 - 1 \\ 0 & n = N_2, \dots, N - 1 \end{cases}$$

3.6 利用FFT计算时域卷积

$$\tilde{x}_1(n) \xrightarrow{FFT} X_1(k)$$

$$\tilde{x}_2(n) \xrightarrow{FFT} X_2(k)$$

$$Y(k) = X_1^*(k) X_2(k) \quad k = 0, 1, \dots, N-1$$

$$Y(k) \xrightarrow{FFT} y(n)$$

取前 $N_1 + N_2 - 1$ 个值。

3.7 FFT在OFDM系统中的应用

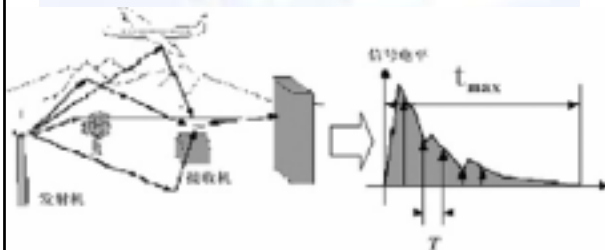
3.7 FFT在OFDM系统中的应用

OFDM调制技术：宽带、高速无线通信
(Orthogonal Frequency Division Multiplexing)

单载波调制：

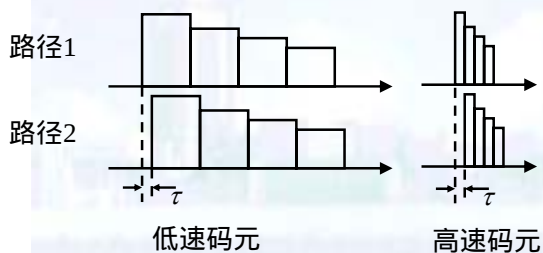
- 时延扩展，产生符号间干扰
- 信号的带宽过宽，频率选择性衰落
- 信道均衡困难

3.7 FFT在OFDM系统中的应用



3.7 FFT在OFDM系统中的应用

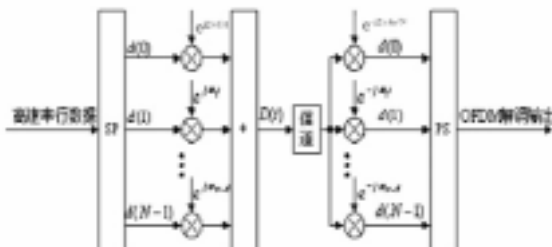
相同多径时延下不同传输速率的符号间干扰对比



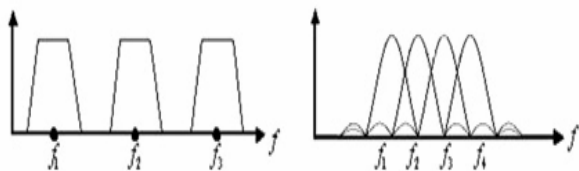
3.7 FFT在OFDM系统中的应用

多载波调制：

- 高速串行码元 -> 低速并行码元
- 低速并行码元分别调制不同的载波



3.7 FFT在OFDM系统中的应用



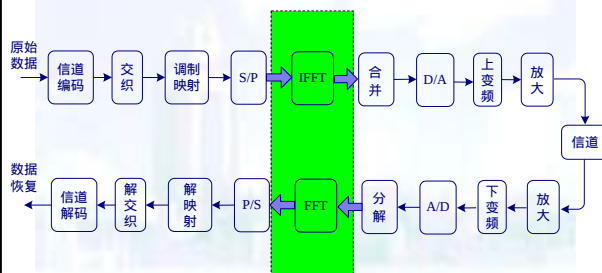
多载波

- 频谱效率较低
- 实现困难

OFDM

- 频谱效率较高
- 可用FFT实现

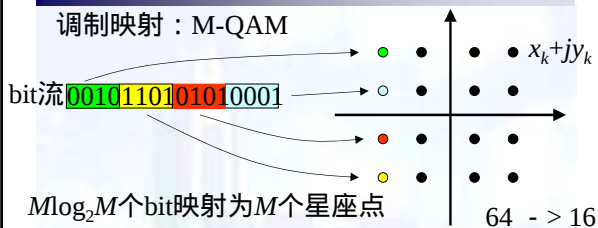
3.7 FFT在OFDM系统中的应用



OFDM调制系统原理

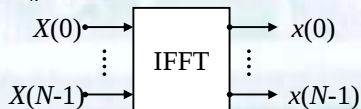
3.7 FFT在OFDM系统中的应用

调制映射：M-QAM



$M \log_2 M$ 个bit映射为 M 个星座点

$X(k) = x_k + jy_k, k=0,1,\dots,N-1$



3.7 FFT在OFDM系统中的应用

数据速率 R (bit/s)，系统带宽 W (Hz)
则，调制阶数 $M = 2^{R/W}$

T_{FFT} ：FFT信元周期，根据信道特性确定
子载波数 N (FFT的点数)： $N = WT_{FFT}$

为克服信道多径时延，在信元之间加保护间隔

3.7 FFT在OFDM系统中的应用

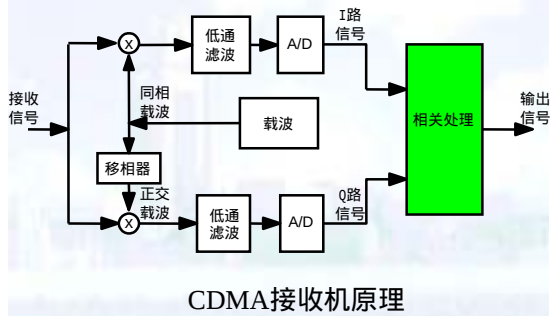
B3G项目系统参数

(Beyond 3rd Generation Mobile Communication System)

数据速率	20Mb/s
信道编码	1/2 卷积码
调制方式	4QAM (QPSK)
信道最大时延	10us
保护间隔	12.5us
FFT信元周期	80us
子载波数	2048
子载波间隔	12.5kHz
系统带宽	25.6MHz

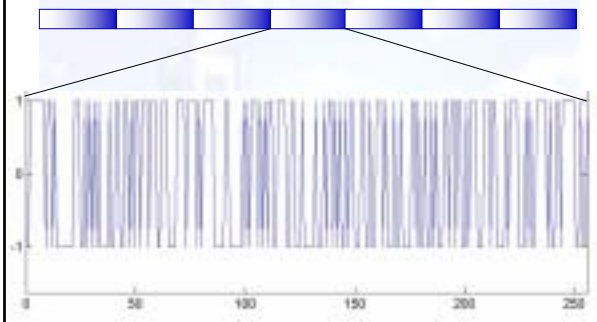
3.8 基于FFT的捕获同步技术

3.8 基于FFT的捕获同步技术

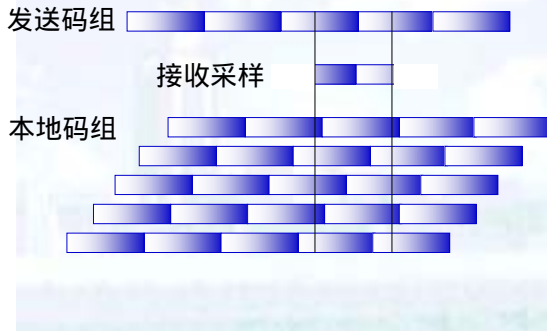


3.8 基于FFT的捕获同步技术

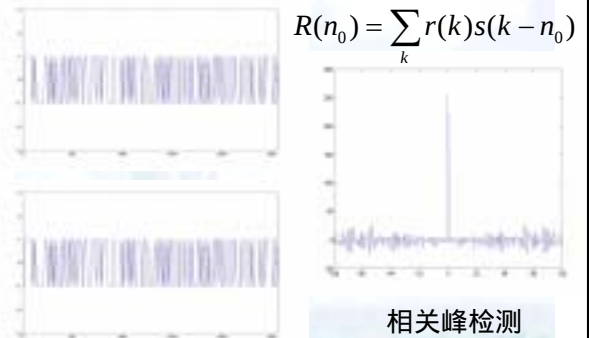
发送端同步码组序列



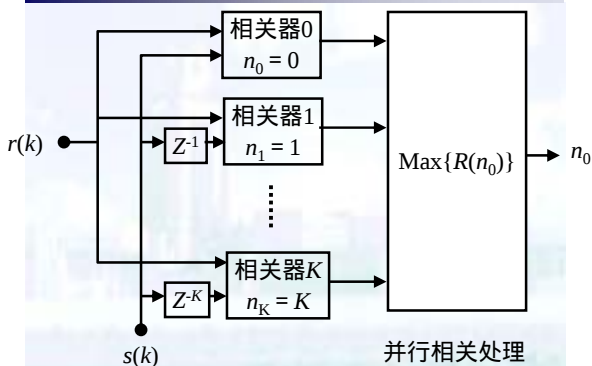
3.8 基于FFT的捕获同步技术



3.8 基于FFT的捕获同步技术



3.8 基于FFT的捕获同步技术



3.8 基于FFT的捕获同步技术

基于FFT的捕获同步原理

