数字信号处理 第10讲 离散傅里叶变换

——频域采样及FFT

离散傅里叶变换及快速算法

- 离散傅里叶变换的性质(续)
- 频域采样及频域采样定理
- DFT (FFT) 的应用

- 循环卷积定理(时域、频域)
 - (1) 循环卷积定义
 - 序列 h(n), x(n) 的长度分别为N和M
 - x(n) 与 h(n) 的L点循环卷积定义为

$$y_c(n) = h(n)$$
 $x(n) = \sum_{m=0}^{L-1} h(m)x((n-m))_L R_L(n)$

 $L \ge \max[N, M]$

(2) 时域循环卷积定理

■ 序列 h(n), x(n)的长度分别为N和M,且:

$$X(k) = DFT[x(n)]_L$$
 $H(k) = DFT[h(n)]_L$

- 書: $y_c(n) = h(n)$ $L \ge \max[N, M]$
 - $M: Y_c(k) = DFT[y_c(n)]_L = H(k)X(k)$

证明:

$$Y_c(k) = DFT[y_c(n)]_L = \sum_{n=0}^{L-1} y_c(n)W_L^{kn}$$

$$= \sum_{n=0}^{L-1} \left\{ \left[\sum_{m=0}^{L-1} h(m) x((n-m))_{L} \right] R_{L}(n) \right\} W_{L}^{kn}$$

$$= \sum_{m=0}^{L-1} h(m) \sum_{n=0}^{L-1} x((n-m))_L W_L^{kn}$$

$$= \sum_{m=0}^{L-1} h(m) W_L^{km} \sum_{n=0}^{L-1} x((n-m)) W_L^{k(n-m)}$$

$$= \sum_{m=0}^{L-1} h(m) W_L^{km} \sum_{j=-m}^{L-1-m} x((j))_L W_L^{kj}$$

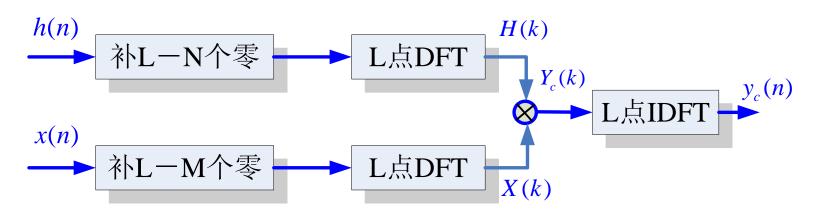
(续上页):
$$Y_c(k) == \sum_{m=0}^{L-1} h(m) W_L^{km} \sum_{j=-m}^{L-1-m} x((j))_L W_L^{kj}$$

 $x((j))_{L}W_{L}^{k(j)}$ 以L为周期,取主值区间,则:

$$Y_c(k) = \sum_{m=0}^{L-1} h(m) W_L^{km} \sum_{j=0}^{L-1} x((j))_L W_L^{kj}$$

$$=H(k)X(k)$$
, $0 \le k \le L-1$ 证毕。

• 时域循环卷积定理用途:将时域循环卷积运算 转换成频域乘积,可以利用DFT和IDFT求循环 卷积



用DFT循环卷积运算的框图

(3) 频域循环卷积定理

■ 序列 h(n), x(n) 的长度分别为N和M

$$y_m(n) = h(n)x(n), \quad H(k) = DFT[h(n)]_L, \quad X(k) = DFT[x(n)]_L,$$

则

$$Y_m(k) = DFT[y_m(n)]_L = \frac{1}{L}H(k) \bigcirc X(k)$$

■ 证明:

$$Y_m(k) = DFT[y_m(n)] = \sum_{n=0}^{L-1} h(n)x(n)W_L^{kn}$$

$$= \sum_{n=0}^{L-1} \left[\frac{1}{L} \sum_{m=0}^{L-1} H(m) W_L^{-mn} \right] x(n) W_L^{kn}$$

(续上页):
$$Y_{m}(k) = \sum_{n=0}^{L-1} \left[\frac{1}{L} \sum_{m=0}^{L-1} H(m) W_{L}^{-mn} \right] x(n) W_{L}^{kn}$$

$$= \frac{1}{L} \sum_{m=0}^{L-1} H(m) \sum_{n=0}^{L-1} W_{L}^{-mn} x(n) W_{L}^{kn}$$

$$= \frac{1}{L} \sum_{m=0}^{L-1} H(m) \sum_{n=0}^{L-1} x(n) W_{L}^{(k-m)n}$$

$$= \frac{1}{L} \sum_{m=0}^{L-1} H(m) X((k-m))_{L} R_{L}(k)$$

$$= \frac{1}{L} H(k) \text{ L} X(k)$$
证性

■ 巴塞伐尔定理(时域、频域)

- 序列 x(n) 的长度为 $N, X(k) = DFT[x(n)]_N$
- $\sum_{n=0}^{N-1} |x(n)|^2 = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} |X(k)|^2$

■证明提示:

$$\sum_{n=0}^{N-1} |x(n)|^2 = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) x^*(n) \quad \sum_{n=0}^{N-1} |X(k)|^2 = \sum_{n=0}^{N-1} X(k) X^*(k)$$

证明

$$\sum_{n=0}^{N-1} |x(n)|^2 = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) x^*(n) = \sum_{n=0}^{N-1} \left[\frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) W_N^{-kn} \right] x^*(n)$$

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

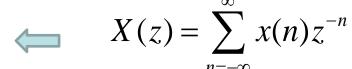
$$= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) X^{*}(k) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} |X(k)|^{2}$$

If $X = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} |X(k)|^{2}$

频域采样

频域采样与频域采样定理

$$\tilde{X}_{N}(k) = X(z) \Big|_{z=e^{j\frac{2\pi}{N}k}} = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(n)e^{-j\frac{2\pi}{N}kn}$$





$$\tilde{X}_{N}(n) = IDFS \left[\tilde{X}_{N}(k) \right] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \tilde{X}_{N}(k) e^{j\frac{2\pi}{N}kn} = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \left[\sum_{m=-\infty}^{\infty} x(m) e^{-j\frac{2\pi}{N}km} \right] e^{j\frac{2\pi}{N}kn}$$

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

$$\frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} e^{j\frac{2\pi}{N}k(n-m)} = \begin{cases} 1, & m = n+iN, i 为整数\\ 0, & m为其它值 \end{cases}$$



$$\tilde{x}_N(n) = \sum_{i=-\infty}^{\infty} x(n+iN)$$

频域采样

- 若原序列 $\mathbf{x}(\mathbf{n})$ 长度为 \mathbf{M} ,其傅里叶变换为 $X(e^{j\omega})$
- 对 $X(e^{j\omega})$ 在频率区间 $[0, 2\pi]$ 等间隔采样N点 得到 $X_N(k)$
- 只有当频域采样点数: $N \ge M$
- 才有 $\tilde{x}_N(n)R_N(n) = IDFS[\tilde{X}(k)]R_N(n) = x(n)$ 或: $x(n) = IDFT[X_N(k)]_N$
- 即可由频域采样 $X_N(k)$ 不失真地恢复原信号,否则产生时域混叠现象。——频域采样定理

DFT的快速算法—快速傅里叶变换 (FFT)

■ FFT

- > DFT的特点
- ▶ 基2FFT算法原理
- ➤ DFT (FFT) 的应用举例

DFT的快速算法—快速傅里叶变换 (FFT)

■ DFT的特点

- ho (1) W_N^{nk} 的周期性 $W_N^{m+lN} = e^{-j\frac{2\pi}{N}(m+lN)} = e^{-j\frac{2\pi}{N}m} = W_N^m$
- \triangleright (2) W_N^{nk} 的对称性 $\left(W_N^{N-m}\right)^* = W_N^m$
- ➤ (3) [W]与[x(n)]的相乘运算中重复运算,降低DFT 的点数

DFT的快速算法--快速傅里叶变换 (FFT)

■ 基2FFT算法原理

基2时间抽取(Decimation in time)DIT-FFT算法

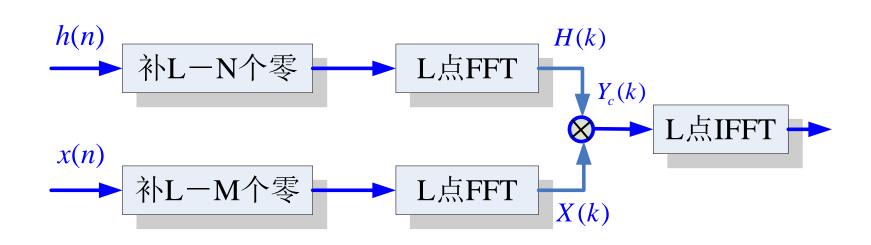
$$x(n) \to \begin{cases} x(2r) \\ x(2r+1) \end{cases} \quad r = 0, 1, \dots \frac{N}{2} - 1$$

■ FFT与DFT直接运算的计算量比较

算法 (序列长度N)	复数乘法运算次数			复数加法运算次数		
DFT直接	N^2			N (N-1)		
FFT	$(N/2)*M=(N/2)\log_2 N$			N*M=N*log ₂ N		
N=8	64	12	5.3倍	56	24	2.33
N=64	4096	192	21.3倍	4032	384	10.5
N=1024	1048576	5120	204.8倍	104755	10240	102.3

DFT的快速算法--快速傅里叶变换 (FFT)

- DFT (FFT) 的应用举例
- (1) 利用FFT计算两个有限长序列的线性卷积



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

DFT的快速算法--快速傅里叶变换 (FFT)

(2) 计算有限长h(n) 和无限长x(n) 序列的线性卷积

▶重叠相加法

$$x(n) = \sum_{i=0}^{\infty} x_i (n - iM) \implies x_i(n) = x(n + iM) R_M(n)$$

$$y_i(n - iM) = h(n) * x_i(n - iM)$$

$$y(n) = h(n) * x(n) = \sum_{i=0}^{\infty} h(n) * x_i(n - iM) = \sum_{i=0}^{\infty} y_i(n - iM)$$

DFT的快速算法—快速傅里叶变换 (FFT)

(3) 对序列进行频谱分析

- 1. DFT的点数N的确定
 - N可依据先验知识和实验进行确定
 - 根据要求的频率分辨率(设为为D弧度)确定 $\frac{2\pi}{N} \le D \implies ∴ N_{\min} = \left[\frac{2\pi}{D}\right]$
 - 满足基2FFT对点数N的要求, $N=2^i$, i为正整数
- 2. 计算DFT, 注意自变量k所对应的数字频率和模拟频率为:

$$\omega_k = 2\pi k/N \text{ (rad)}, \quad f_k = \frac{\omega_k}{2\pi} F_s = \frac{kF_s}{N} \text{ (Hz)}$$

第三章小结

- DFT的提出
 - 主值序列提出
 - DFT与IDFT
 - 时域、频域实现了离散化、有限化
- DFT与ZT、DTFT、DFS之间的关系
- DFT的性质
 - 循环卷积(时域、频域循环卷积定理)
 - 利用IDFT计算循环卷积(循环卷积定理的应用)

第三章小结

- 频域采样定理
 - -N≥M, 不会造成时域混叠
- FFT的引入
 - DFT运算量较大,快速离散傅里叶变换算法FFT是解决方案
 - -W因子的周期性、对称性
 - 重复计算及降点DFT
 - IDFT的高速算法

第三章小结

• DFT 的应用

- 循环卷积与线性卷积之间的关系(L≥N+M-1)
- 两个有限长序列的线性卷积计算
- 有限长序列与无限长序列的卷积(重叠相加法)
- 序列的频谱分析

第10次作业(4月10日)

假定数字序列x₁(n)和x₂(n)分别是长度N=15和M=25的矩形序列,利用离散傅里叶变换分别计算长度L=25、L=39和L=64的循环卷积。要求:

- 1) 绘制出数字序列x₁(n)和x₂(n)的波形;
- 2) 绘制出不同长度的循环卷积的结果;
- 3) 简要地分析上述计算结果。
- 注意:给出完整的Matlab程序代码,要正确标注绘制图形的坐标,要求提交打印版。