第3章 离散傅里叶变换

笪邦友

中南民族大学 电子信息工程学院

2018年10月9日

目录

- ① DFT 的定义和物理意义
 - DFT 的定义
 - DFT 和 Z 变换的关系
 - DFT 和傅里叶变换的关系
 - DFT 的隐含周期性
- 2 DFT 的基本性质
 - 线性性质
 - 循环移位性质
 - 循环卷积定理
 - 复共轭序列的 DFT
 - DFT 的共轭对称性
- ③ 频率域采样
- 4 DFT 的应用举例
 - 用 DFT 计算线性卷积
 - 用 DFT 对信号进行谱分析
 - 用 DFT 进行谱分析的误差问题

DFT 的定义

定义

设有限长序列 x(n) 长度为 M, 则其 N 点 DFT 可定义为:

$$X(k) = DFT[x(n)] = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) e^{-j\frac{2\pi}{N}kn} \qquad (0 \le k \le N-1)$$

注:

- (1) 式中 M 为信号 x(n) 的长度, N 为 DFT 变换区间长度。
- (2) 此处需要 $N \geq M$ 。

DFT 的定义

DFT 反变换定义为:

$$x(n) = IDFT[X(k)] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) e^{j\frac{2\pi}{N}kn} \qquad (0 \le n \le N-1)$$

DFT 变换对可写作:

$$\begin{cases} X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n)e^{-j\frac{2\pi}{N}kn} & (0 \le k \le N-1) \\ x(n) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k)e^{j\frac{2\pi}{N}kn} & (0 \le n \le N-1) \end{cases}$$

求反变换

问题在于求反变换:

$$x(n) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) e^{j\frac{2\pi}{N}kn} \qquad (0 \le n \le N-1)$$

证明:从右到左,将 X(k) 的表达式代入可得:

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

而:
$$\sum_{k=0}^{N-1} e^{-j\frac{2\pi}{N}(m-n)k} = \left\{ \begin{array}{ll} N, & m-n=l\cdot N \\ 0, & 其他 \end{array} \right.$$

求反变换

因为
$$0 \leqslant m \leqslant N-1$$
, $0 \leqslant n \leqslant N-1$,

$$\therefore -(N-1) \leqslant m-n \leqslant N-1$$

只有当 m-n=0, 即 m=n 时, 有:

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

$$\therefore \frac{1}{N} \sum_{m=0}^{N-1} x(m) \left[\sum_{k=0}^{N-1} e^{-j\frac{2\pi}{N}(m-n)k} \right] = \frac{1}{N} \cdot N \cdot x(n) = x(n)$$

$$\text{Fp:} \quad x(n) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) e^{j\frac{2\pi}{N}kn} \qquad (0 \le n \le N-1)$$

求反变换

记
$$W_N = e^{-j\frac{2\pi}{N}}$$
, 则有:

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

DFT 和 Z 变换的关系

$$\begin{array}{ll} :: & X(z) = \sum_{n = -\infty} x(n)z^{-n} \\ & \text{ fin } & X(k) = \sum_{n = 0}^{N-1} x(n)e^{-j\frac{2\pi}{N}kn} = \sum_{n = -\infty}^{\infty} x(n)e^{-j\frac{2\pi}{N}kn} \\ & = \left[\sum_{n = -\infty}^{\infty} x(n)z^{-n}\right]_{z = e^{j\frac{2\pi}{N}k}} = X(z)\Big|_{z = e^{j\frac{2\pi}{N}k}} \\ & :: X(k) = X(z)\Big|_{z = e^{j\frac{2\pi}{N}k}} & 0 \leq k \leq N-1 \end{array}$$

结论

x(n) 的 N 点 DFT 是其 Z 变换 X(z) 在单位圆上的 N 点等间隔 采样。

DFT 和傅里叶变换的关系

$$X(e^{j\omega}) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(n)e^{-j\omega n}$$

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

$$= \left[\sum_{n=-\infty}^{\infty} x(n)e^{-j\omega n}\right]_{\omega=\frac{2\pi}{N}k}$$

$$\therefore X(k) = X(e^{j\omega})\Big|_{\omega=\frac{2\pi}{N}k} \qquad (0 \le k \le N-1)$$

结论

x(n) 的 N 点 DFT 是其傅里叶变换 $X(e^{j\omega})$ 在 ω 轴上区间 $[0,2\pi]$ 上的 N 点等间隔采样。这也是 DFT 的物理意义。

第3章 离散傅里叶变换 └─DFT 的定义和物理意义 └─DFT 和傅里叶变换的关系

例题

由此可见,DFT 变换区间长度不同,X(k) 在傅里叶变换 $X(e^{j\omega})$ 的区间 $[0,2\pi]$ 上的采样点数不同,其 DFT 的结果也不同

例题

设 $x(n) = R_4(n)$, 求 x(n) 的 4 点, 8 点, 16 点 DFT。

DFT 的重要性

DFT 的重要性表现于:

其实质是有限长序列 x(n) 的傅里叶变换 $X(e^{j\omega})$ 的有限点离散采样,实现了频域离散化,从而可在频域采用数值计算方法进行数字信号处理。

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

DFT 的隐含周期性

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

一、分析:

- (1) 从公式上看, $0 \le k \le N-1$, X(k) 是有限长序列, 不可能是周期序列。
- (2) 从公式形式上看,X(k) 的表达式是周期为 N 的周期函数。

几个约定的符号

设 $\tilde{x}(n)$ 是周期为 N 的周期序列,是 x(n) 的周期延拓,即

$$\begin{cases} \tilde{x}(n) 是 x(n) 的 周期延拓 \\ x(n) 是 \tilde{x}(n) 的 主值序列 \end{cases}$$

记做:

$$x(n) = \tilde{x}(n) \cdot R_N(n)$$

$$\tilde{x}(n) = x((n))_N \qquad (n \ \text{対} \ N \ \text{求余})$$

或:

$$\tilde{x}(n) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} x(n + mN)$$

举例说明

例如:

$$x((10))_8 = x(2)$$
 $((1))_8 = 1$ $((16))_8 = 0$

注意:

$$\underbrace{\tilde{x}(n)}_{-\infty \le n \le \infty} = \underbrace{\sum_{m=-\infty}^{\infty} x(n+mN)}_{0 \le n \le N-1}$$

DFT和 DFS的关系

设:
$$x(n) \longleftrightarrow X(k)$$

$$\tilde{\mathbf{x}}(n) \longleftrightarrow \tilde{\mathbf{X}}(k)$$

则:

$$\begin{cases} X(k) = DFT[x(n)] &= \sum_{n=0}^{N-1} x(n) e^{-j\frac{2\pi}{N}kn} & (0 \le k \le N-1) \\ \tilde{X}(k) = DFS[\tilde{x}(n)] &= \sum_{n=0}^{N-1} \tilde{x}(n) e^{-j\frac{2\pi}{N}kn} & (-\infty \le k \le \infty) \end{cases}$$

$$\begin{cases} X(k) = DFT[x(n)] &= \sum_{n=0}^{N-1} x(n) e^{-j\frac{2\pi}{N}kn} & (0 \le k \le N-1) \\ \tilde{X}(k) = DFS[\tilde{x}(n)] &= \sum_{n=0}^{N-1} \tilde{x}(n) e^{-j\frac{2\pi}{N}kn} & (-\infty \le k \le \infty) \end{cases}$$

显然:

- (1) 公式完全一样
- (2) X(k) 是 $\tilde{X}(k)$ 的主值序列,即 $X(k) = \tilde{X}(k)R_N(k)$ 。 周期序列 $\tilde{x}(n)$ 的频谱完全由其 DFS 的系数 $\tilde{X}(k)$ 确定,因此 X(k) 实际上是 x(n) 的周期延拓序列 $\tilde{x}(n)$ 的频谱特性,这也是 DFT 的第二种物理意义。
- (3) 由 x(n) 得到 X(k) 的过程为:

$$x(n) \stackrel{\mathcal{U}}{\longrightarrow} \tilde{x}(n) \stackrel{DFS}{\longrightarrow} \tilde{X}(k) \stackrel{\mathbb{Q} \pm \mathring{\mathbf{d}}}{\longrightarrow} X(k)$$

DFT 理论的近似性

DFT 理论的近似性

- (1) DFT 理论的前提是 $x_a(t)$ 为有限长带限信号,即信号在时域为有限长,频域也为有限长。
- (2) 实际中不存在这种信号, 时域有限和频域有限是一对矛盾, 不可能同时实现。时域上有限的信号, 其频域信号必定无限 长。
- (3) 在工程实践中,时域有限信号容易得到,但其能量往往集中于低频段,频谱具有收敛性,在频率大于一定值后,其频谱分量近似为 0 了。通常可将其截断,从而得到有限长带限信号。

第 3 章 离散傅里叶变换 └─ *DFT* 的基本性质 └─ 线性性质

线性性质

线性性质很重要

序列的循环移位

一、序列的循环移位

设有限长序列 x(n) 长度为 M, $M \le N$, 则 x(n) 的循环移位定义为:

$$y(n) = x((n+m))_N \cdot R_N(n)$$

步骤

① 延拓
$$x(n) \longrightarrow \tilde{x}(n) = x((n))_N$$

② 移位 $\tilde{x}(n) \longrightarrow \tilde{x}(n+m) = x((n+m))_N$

③ 取主值
$$x((n+m))_N \cdot R_N(n)$$

例题

已知 x(n) 如图所示, 画出 $x((n+2))_5 \cdot R_5(n)$ 。

时域循环移位定理

二、时域循环移位定理 设有限长序列 x(n) 长度为 N, X(k) 为其 N 点 DFT, 则有:

$$x((n+m))_N \cdot R_N(n) \longleftrightarrow W_N^{-km} \cdot X(k)$$

证明: 从左到右

 $DFT \left[x((n+m))_N R_N(n) \right]$

$$=\sum_{n=0}^{N-1}\left[x((n+m))_NR_N(n)\right]W_N^{kn}=\sum_{n=0}^{N-1}\left[x((n+m))_N\right]W_N^{kn}\quad (主恆区间)$$
 令 $n'=n+m$, 则有:

$$\begin{split} &=\sum_{n'=m}^{m+N-1}\left[x((n'))_N\right]W_N^{k(n'-m)}=W_N^{-km}\sum_{n'=m}^{m+N-1}\left[x((n'))_N\right]W_N^{kn'}\\ &=W_N^{-km}\sum_{n'=0}^{N-1}\left[x((n'))_N\right]W_N^{kn'}\quad (- \land 周期内求和相等)\\ &=W_N^{-km}\sum_{n'=0}^{N-1}x(n')W_N^{kn'}\qquad (主值区间) \end{split}$$

$$= W_N^{-km} X(k)$$

$$x((n+m))_N R_N(n) \longleftrightarrow W_N^{-km} X(k)$$

频域循环移位定理

三、频域循环移位定理 设有限长序列 x(n) 长度为 N, X(k) 为其 N 点 DFT, 则有:

$$W_N^{km} \cdot x(n) \longleftrightarrow X((k+m))_N \cdot R_N(k)$$

└循环移位性质

证明: 从右到左 $IDFT[X((k+m))_NR_N(k)]$

$$OFT[X((k+m))_NR_N(k)]$$

$$=\frac{1}{N}\sum_{k=0}^{N-1}\left[X((k+m))_{N}R_{N}(k)\right]W_{N}^{-kn}=\frac{1}{N}\sum_{k=0}^{N-1}\left[X((k+m))_{N}\right]W_{N}^{-kn}\quad (主位区间)$$
 令 $k'=k+m$. 则有:

$$= \frac{1}{N} \sum_{}^{m+N-1} \left[X((k'))_N \right] W_N^{-k'n} W_N^{km}$$

$$= W_N^{km} \cdot \frac{1}{N} \sum_{k'=m}^{m+N-1} \left[X((k'))_N \right] W_N^{-k'n}$$

$$=W_N^{kn}\cdot \frac{1}{N}\sum_{k'=0}^{N-1}\left[X((k'))_N\right]W_N^{-k'n}$$
 (一个周期内求和相等)

$$= W_N^{km} \cdot \frac{1}{N} \sum_{k'=0}^{N-1} X(k') W_N^{-kn'}$$
 (主值区间)

$$= W_N^{km} \cdot x(n)$$

$$\mathbb{F}: \qquad W_N^{km} \cdot x(n) \longleftrightarrow X((k+m))_N \cdot R_N(k)$$

循环卷积的定义

一、循环卷积的定义

定义

设有限长序列 x(n) 和 h(n) 的长度分别为 M 和 N。则 x(n) 和 h(n) 的 L 点循环卷积定义为:

$$y_c(n) = x(n) \otimes h(n)$$

$$= \left[\sum_{m=0}^{L-1} h(m) x((n-m))_L \right] R_L(n)$$

式中 L 称为循环卷积区间长度,且有 $L \geq \{N, M\}$ 。

① 延拓
$$x(n) \longrightarrow \tilde{x}(n) = x((n))_L$$

② 线性卷积
$$h(n) * \tilde{x}(n)$$

◎ 取主值

循环卷积计算示例

例题

设 $h(n) = R_4(n)$, $x(n) = R_4(n-2)$, 求其循环卷积, 设 L = 8。

时域循环卷积定理

二、时域循环卷积定理

定理

设长度均为 N 的有限长序列 $x_1(n) \leftrightarrow X_1(k)$, $x_2(n) \leftrightarrow X_2(k)$, 则有:

$$x_1(n) \otimes x_2(n) \longleftrightarrow X_1(k) \cdot X_2(k)$$
 (N点循环卷积)

证明:

 $DFT[x_1(n) \otimes x_2(n)]$

$$\begin{split} &= \sum_{n=0}^{N-1} \left[x_1(n) \otimes x_2(n) \right] W_N^{kn} \\ &= \sum_{n=0}^{N-1} \left[\sum_{m=0}^{N-1} x_1(m) x_2((n-m))_N R_N(n) \right] W_N^{kn} \\ &= \sum_{m=0}^{N-1} x_1(m) \left[\sum_{n=0}^{N-1} x_2((n-m))_N R_N(n) W_N^{kn} \right] \\ &= \sum_{m=0}^{N-1} x_1(m) DFT \Big[x_2((n-m))_N R_N(n) \Big] \\ &= \sum_{m=0}^{N-1} x_1(m) W_N^{km} X_2(k) \\ &= X_1(k) \cdot X_2(k) \end{split}$$

注意时域循环移位性质:

$$x((n+m))R_N(n) \leftrightarrow W_N^{-km}X(k)$$
 $x((n-m))R_N(n) \leftrightarrow W_N^{km}X(k)$

频域循环卷积定理

三、频域循环卷积定理

定理

设长度均为 N 的有限长序列 $x_1(n) \leftrightarrow X_1(k)$, $x_2(n) \leftrightarrow X_2(k)$, 则有:

$$x_1(n) \cdot x_2(n) \longleftrightarrow \frac{1}{N} X_1(k) \otimes X_2(k)$$
 (N点循环卷积)

证明:

 $IDFT\left[\frac{1}{N}X_1(k)\otimes X_2(k)\right]$

$$\begin{split} &= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \left[\frac{1}{N} X_1(k) \otimes X_2(k) \right] W_N^{-kn} \\ &= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \left[\frac{1}{N} \sum_{m=0}^{N-1} X_1(m) X_2((k-m))_N \right] R_N(k) W_N^{-kn} \\ &= \frac{1}{N} \sum_{m=0}^{N-1} X_1(m) \left[\frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X_2((k-m))_N R_N(k) W_N^{-kn} \right] \\ &= \frac{1}{N} \sum_{m=0}^{N-1} X_1(m) \cdot IDFT \left[X_2((k-m))_N R_N(k) \right] \\ &= \left[\frac{1}{N} \sum_{m=0}^{N-1} X_1(m) W_N^{-km} \right] x_2(n) \\ &= x_1(n) \cdot x_2(n) \end{split}$$

注意频域移位性质:

$$W_N^{km} \cdot x(n) \longleftrightarrow X((k+m))_N \cdot R_N(k) \qquad \qquad W_N^{-km} \cdot x(n) \longleftrightarrow X((k-m))_N \cdot R_N(k)$$

复共轭序列的 DFT

定理

设长度为 N 的有限长序列 $x(n) \leftrightarrow X(k)$, 且令 X(N) = X(0), 则有:

$$x^*(n) \longleftrightarrow X^*(N-k) \qquad (0 \le k \le N-1)$$

$$x^*(N-n) \longleftrightarrow X^*(k) \qquad (0 \le k \le N-1)$$

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

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

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

复共轭序列的 DFT

同理可证:
$$x^*(N-n) \longleftrightarrow X^*(k)$$
 $(0 \le k \le N-1)$
$$DFT\Big[x^*(N-n)\Big]$$

$$= \sum_{n=0}^{N-1} x^*(N-n) W_N^{kn} \qquad \Leftrightarrow m = N-n$$

$$= \sum_{m=0}^{N-1} x^*(m) W_N^{k(N-m)} = \sum_{m=0}^{N-1} x^*(m) W_N^{-km} W_N^{kN}$$

$$= \sum_{m=0}^{N-1} x^*(m) W_N^{-km} \qquad \qquad \exists \ \ \mathcal{H}\left(W_N^{kN} = 1\right)$$

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

DFT 的共轭对称性

一、复习一下离散序列的分解

任何离散序列可分解为共轭对称序列和共轭反对称序列之和,也能分解为实数部分序列和虚数部分序列之和。

$$\begin{cases} x_e(n) = \frac{1}{2} [x(n) + x^*(-n)] \\ x_o(n) = \frac{1}{2} [x(n) - x^*(-n)] \end{cases}$$
$$\begin{cases} x_r(n) = \frac{1}{2} [x(n) + x^*(n)] \\ jx_i(n) = \frac{1}{2} [x(n) - x^*(n)] \end{cases}$$

有限长序列的对称性

二、DFT 中也存在类似的对称性,设 x(n) 为长度为 N 的有限长序列。 1° 记号:

$$\left\{egin{aligned} x_{ep}(n): 有限长共轭对称序列 \ x_{op}(n): 有限长共轭反对称序列 \end{aligned}
ight.$$

20 定义:

$$\begin{cases} x_{ep}(n) = & x_{ep}^*(N-n) \\ x_{op}(n) = -x_{op}^*(N-n) \end{cases} \Rightarrow \text{H: } x_e(n) = x_e^*(-n)$$

其实质为有限长序列 x(n) 关于 $\frac{N}{2}$ 对称

其实质为有限长序列 x(n) 关于 $\frac{N}{2}$ 对称。

如
$$N$$
 为偶数, 令 $n = \frac{N}{2} - n_0$, 可得:

$$\begin{cases} x_{ep}(\frac{N}{2} - n_0) = x_{ep}^*(\frac{N}{2} + n_0) \\ x_{op}(\frac{N}{2} - n_0) = -x_{op}^*(\frac{N}{2} + n_0) \end{cases}$$

有限长序列的分解

3° 讨论:

● 有限长序列可分解为共轭对称序列和共轭反对称序列。

令
$$x(n) = x_{ep}(n) + x_{op}(n)$$
则 $x^*(N-n) = x_{ep}^*(N-n) + x_{op}^*(N-n)$
 $= x_{ep}(n) - x_{op}(n)$

联立求解可得:

$$\begin{cases} x_{ep}(n) = \frac{1}{2} [x(n) + x^*(N-n)] \\ x_{op}(n) = \frac{1}{2} [x(n) - x^*(N-n)] \end{cases}$$

❷ 同样,有限长序列可分解为实数部分序列和虚数部分序列。

$$\begin{cases} x_r(n) = \frac{1}{2} [x(n) + x^*(n)] \\ jx_i(n) = \frac{1}{2} [x(n) - x^*(n)] \end{cases}$$

对称性讨论一实部序列和虚部部分序列的 DFT

(1)
$$i \xi$$
: $x(n) = x_r(n) + jx_i(n)$ $X(k) = X_{ep}(k) + X_{op}(k)$ \mathbb{N} : $x_r(n) \leftrightarrow X_{ep}(k)$ $jx_i(n) \leftrightarrow X_{op}(k)$

证:

(a)
$$x_r(n) \leftrightarrow X_{ep}(k)$$

$$\therefore x_r(n) = \frac{1}{2} [x(n) + x^*(n)] \qquad (x^*(n) \leftrightarrow X^*(N-k))$$

$$DFT[x_r(n)] = \frac{1}{2} [X(k) + X^*(N-k)] = X_{ep}(k)$$
(b) $jx_i(n) \leftrightarrow X_{op}(k)$

对称性讨论一共轭对称与共轭反对称序列的 DFT

(2) 设:
$$x(n) = x_{ep}(n) + x_{op}(n)$$
 $X(k) = X_R(k) + jX_I(k)$ 则: $x_{ep}(n) \leftrightarrow X_R(k)$ $x_{op}(n) \leftrightarrow jX_I(k)$

证:

(a)
$$x_{ep}(n) \leftrightarrow X_R(k)$$

$$\therefore x_{ep}(n) = \frac{1}{2} [x(n) + x^*(N-n)] \qquad (x^*(N-n) \leftrightarrow X^*(k))$$
$$DFT[x_{ep}(n)] = \frac{1}{2} [X(k) + X^*(k)] = X_R(k)$$

(b)
$$x_{op}(n) \leftrightarrow jX_I(k)$$

$$\therefore x_{op}(n) = \frac{1}{2} \left[x(n) - x^*(N-n) \right] \qquad \left(x^*(N-n) \leftrightarrow X^*(k) \right)$$
$$DFT[x_{op}(n)] = \frac{1}{2} \left[X(k) - X^*(k) \right] = jX_I(k)$$

有限长序列对称性结论

结论

- (1) 一个域的共轭对称序列对应另一个域的实数部分序列, 反之 亦然。
- (2) 一个域的共轭反对称序列对应另一个域的虚数部分序列,反之亦然。

实序列 x(n) 的对称性讨论 I

设
$$x(n) \leftrightarrow X(k)$$
, 因为 $x(n) \in R$,

则有 $X(k) = X^*(N-k)$, 即 X(k) 为共轭对称序列。

① 若 x(n) = x(N-n), 即 x(n) 为实偶序列。则有:

$$\begin{cases} x(n) 为实序列 & \to & X(k) 为 共轭对称序列 \\ & \text{即}: X(k) = X^*(N-k) \\ x(n) 为实偶序列 & \to & X(k) 为实数序列 \end{cases}$$

则有 $X(k) = X^*(N-k) = X(N-k)$, 也就是说 X(k) 也是实偶序列。

实序列 x(n) 的对称性讨论 II

② 若 x(n) = -x(N-n), 即 x(n) 为实奇序列。则有:

$$\left\{ egin{array}{lll} x(n)
ightarrow y
ightarrow F
ightarrow & X(k)
ightarrow y
ightarrow x (k)
ightarrow x (k)
ightarrow y
ightarrow x (k)
ightarrow y
ightarrow x (k)
ightarrow y
ightarrow x
ightar$$

则有 $X(k) = X^*(N-k) = -X(N-k)$, 也就是说 X(k) 是纯虚奇对称序列。

应用举例: (实序列 DFT 计算量减半) I

例 1 如 N=8,求 X(k)。

利用对称性, 有
$$X(k) = X^*(N-k)$$
,

只需求
$$X(0), X(1), X(2), X(3), X(4)$$
, 则有:

$$X(5) = X^*(3), \qquad X(6) = X^*(2), \qquad X(7) = X^*(1)$$

应用举例: (实序列 DFT 计算量减半) II

例 2 计算一个 N 点 DFT, 同时得到两个实序列的 N 点 DFT。

设 $x_1(n), x_2(n)$ 是两个长度为 N 的实序列。

$$\diamondsuit: \qquad x(n) = x_1(n) + jx_2(n)$$

则:
$$X(k) = X_{ep}(k) + X_{op}(k)$$

根据 DFT 对称性,有:

$$X_1(k) = DFT[x_1(n)] = X_{ep}(k) = \frac{1}{2} \left[X(k) + X^*(N-k) \right]$$
$$X_2(k) = DFT[x_2(n)] = \frac{1}{j} X_{op}(k) = \frac{1}{2j} \left[X(k) - X^*(N-k) \right]$$

第 3 章 离散傅里叶变换 └─_{频率域采样}

频率域采样

时域采样定理指出,在一定条件下,可由时域离散采样信号恢复原来的连续信号,

问题

- ① 那么能否也由频域采样信号 X(k) 恢复原来的信号 x(n), 或原频域连续函数 $X(e^{j\omega})$?
- ② 如果可以, 其条件是什么?
- ❸ 内插公式什么形式?

回顾 DFT 的物理意义

首先回顾一下 DFT 的物理意义

$$X(k)=X(z)$$
 $\Big|_{z=e^{j\frac{2\pi}{N}k}}$ 在 Z 平面单位圆上的 N 点等间隔采样
$$=X(e^{j\omega})\Big|_{\omega=\frac{2\pi}{N}k}$$
 在 ω 轴上区间 $[0,2\pi]$ 上的 N 点等间隔采样。
$$\therefore \quad \text{有:}$$

$$Y(k)=Y(z)\Big|_{\omega=z}$$

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

$$\therefore \quad X(k) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(n) \, W_N^{kn} \qquad \quad (0 \le k \le N-1)$$

举例说明 Z

回顾一下例子, 求 $R_4(n)$ 的 8 点, 16 点的 DFT。

从例子中可以看出, $R_4(n)$ 的长度为 4, 而 DFT 的的点数, 也就是采样的点数为 8, 和 16.

则有:

设 x(n) 长度为 M, DFT 的变换区间长度为 N, 则有 DFT 为:

$$X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) e^{-j\frac{2\pi}{N}kn} = X(z) \Big|_{z=e^{j\frac{2\pi}{N}k}}$$

即: X(k) 是其 Z变换 X(z) 在 Z域单位圆上的 N 点等间隔采样。

问题的提出

X(k) 是其 Z 变换 X(z) 在 Z 域单位圆上的 N 点等间隔采样。

问题

对于 X(k) 来说,其反变换长度为 N,而时域序列 x(n) 的长度为 M,显然不能直接说相等,不妨设 $IDFT[X(k)] = x_N(n)$,那么, $x_N(n)$ 和 x(n) 之间存在什么关系?

根据 DFS 和 DFT 的关系可知:

$$x_N(n) \xrightarrow{\text{\not\underline{\downarrow}$}} \tilde{x}(n) \xrightarrow{DFS} \tilde{X}(k) \xrightarrow{\text{\not\underline{\uparrow}$}} X(k)$$

同时也有:

$$X(k)$$
 延拓 $\tilde{X}(k)$ $\stackrel{IDFS}{\longrightarrow}$ $\tilde{x}(n)$ 取主値 $x_N(n)$

推导过程

$$\begin{split} x_N(n) &= \tilde{x}(n) \cdot R_N(n) = IDFT \Big[\tilde{X}(k) \Big] \cdot R_N(n) \\ &= \left[\frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \tilde{X}(k) \, W_N^{-kn} \right] \cdot R_N(n) \\ &= \left[\frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \Big[\sum_{m=-\infty}^{\infty} x(m) \, W_N^{km} \Big] \, W_N^{-kn} \right] \cdot R_N(n) \\ &= \sum_{m=-\infty}^{\infty} x(m) \left[\frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} W_N^{k(m-n)} \right] \cdot R_N(n) \end{split}$$
 所:
$$\frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} W_N^{k(m-n)} = \left\{ \begin{array}{ll} 1, & m=n+l \cdot N & l \in \mathbb{Z} \\ 0, & \sharp \, \text{the m} \end{array} \right. \end{split}$$

推导过程

$$\therefore x_N(n) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} x(m) \left[\frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} W_N^{k(m-n)} \right] \cdot R_N(n)$$

$$\therefore x_N(n) = \left[\sum_{l=-\infty}^{\infty} x(n+lN) \right] \cdot R_N(n)$$

说明

- ① 这说明 X(z) 在单位圆上的 N 点等间隔采样 X(k) 的 N 点 DFT 反变换 $x_N(n)$ 是原序列 x(n) 以 N 为周期进行延拓,再取主值得到的序列。
- ② 显然当 $N \ge M$ 时,有 $x(n) = x_N(n)$ 。
- ③ 当 N < M 时,将出现时域混叠现象。

频域采样定律

定理

如果序列 x(n) 的长度为 M, 则只有当频域采样点数 N 大于等于序列 x(n) 长度 M 时,即 $N \ge M$ 时,才有:

$$x_N(n) = IDFT[X(k)] = x(n)$$

即可由频域采样 X(k) 恢复原序列 x(n), 否则将产生时域混叠现象。

说明

满足频域采样定理时,频域采样序列 X(k) 的 N 点 IDFT 是原序列 x(n),所以必然可以用 X(k) 恢复 X(z) 和 $X(e^{i\omega})$.

插值问题的提出

既然可以用 X(k) 恢复 X(z) 和 $X(e^{i\omega})$, 那怎么得到呢? 下面将推导用频域采样 X(k) 表示 X(z) 和 $X(e^{i\omega})$ 的内插公式和内插函数。

设序列 x(n) 长度为 M, 在频域 $[0,2\pi]$ 上等间隔采样 N 点, $N \ge M$, 则有。

$$\begin{split} X(k) &= X(z) \Big|_{z=e^{j\frac{2\pi}{N}k}} \\ &= X(e^{j\omega}) \Big|_{\omega=\frac{2\pi}{N}k} \end{split} \qquad k=0,1,2,\cdots,N-1 \end{split}$$

当 $N \ge M$ 时,满足频域采样定理,有:

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

X(z) 插值公式推导过程

$$X(z) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(n)z^{-n} = \sum_{n=0}^{N-1} x(n)z^{-n}$$

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

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

$$= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) \left[\frac{1 - W_N^{-kN} z^{-N}}{1 - W_N^{-k} z^{-1}} \right]$$

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

X(z) 插值公式推导过程

前述推导可得:

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

令:

$$\varphi_k(z) = \frac{1}{N} \frac{1 - z^{-N}}{1 - W_N^{-k} z^{-1}}$$

则有:

$$X(z) = \sum_{k=0}^{N-1} X(k)\varphi_k(z)$$

上式称为用 X(k) 表示 X(z) 的插值公式, 其中 $\varphi_k(z)$ 称为内插函数。

$X(e^{i\omega})$ 插值公式推导过程

前述推导可得:

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

将 $z=e^{j\omega}$ 代入上式,并进行化简整理,可得:

$$X(e^{j\omega}) = \sum_{k=0}^{N-1} X(k)\varphi\left(\omega - \frac{2\pi}{N}k\right)$$

其中:
$$\varphi(\omega) = \frac{1}{N} \frac{\sin(\omega N/2)}{\sin(\omega/2)} e^{-j\omega \frac{N-1}{2}}$$

上式称为频域内插公式, $\varphi(\omega)$ 称为频域内插函数。

$X(e^{j\omega})$ 插值公式化简过程

$$\begin{split} \varphi_k(z) &= \frac{1}{N} \cdot \frac{1 - z^{-N}}{1 - W_N^{-k} z^{-1}} \\ \varphi_k(e^{j\omega}) &= \frac{1}{N} \cdot \frac{1 - e^{-j\omega N}}{1 - e^{-j\omega} e^{j\frac{2\pi}{N}k}} = \frac{1}{N} \cdot \frac{1 - e^{-j\omega N}}{1 - e^{-j(\omega - \frac{2\pi}{N}k)}} \\ &= \frac{1}{N} \cdot \frac{e^{-j\frac{N}{2}\omega} \left(e^{j\frac{N}{2}\omega} - e^{-j\frac{N}{2}\omega}\right)}{e^{-j\frac{1}{2}(\omega - \frac{2\pi}{N}k)} \left(e^{j\frac{1}{2}(\omega - \frac{2\pi}{N}k)} - e^{-j\frac{1}{2}(\omega - \frac{2\pi}{N}k)}\right)} \\ &= \frac{1}{N} \cdot \frac{\sin\left(\frac{N}{2}\omega\right)}{\sin\left(\frac{\omega}{2} - \frac{\pi}{N}k\right)} \cdot e^{-j\frac{1}{2}\left(N\omega - \omega + \frac{2\pi}{N}k\right)} \\ \diamondsuit \colon \qquad \varphi(\omega) &= \frac{1}{N} \cdot \frac{\sin(\omega N/2)}{\sin(\omega/2)} \cdot e^{-j\omega(\frac{N-1}{2})} \end{split}$$
 不 每 将 验 证
$$\varphi\left(\omega - \frac{2\pi}{N}k\right) = \varphi_k(e^{j\omega}) = \frac{1}{N} \cdot \frac{\sin\left(\frac{N}{2}\omega\right)}{\sin\left(\frac{\omega}{2} - \frac{\pi}{N}k\right)} \cdot e^{-j\frac{1}{2}\left(N\omega - \omega + \frac{2\pi}{N}k\right)} \end{split}$$

$$\begin{split} & \mathfrak{i} \mathfrak{F} \colon \varphi(\omega) = \frac{1}{N} \cdot \frac{\sin(\omega N/2)}{\sin(\omega/2)} \cdot e^{-j\omega(\frac{N-1}{2})} \\ & \varphi\left(\omega - \frac{2\pi}{N}k\right) = \frac{1}{N} \cdot \frac{\sin\left(\left(\omega - \frac{2\pi}{N}k\right)\frac{N}{2}\right)}{\sin\left(\left(\omega - \frac{2\pi}{N}k\right)/2\right)} \cdot e^{-j\left(\omega - \frac{2\pi}{N}k\right)\left(\frac{N-1}{2}\right)} \\ & = \frac{1}{N} \cdot \frac{\sin\left(\frac{N}{2}\omega - \pi k\right)}{\sin\left(\frac{\omega}{2} - \frac{\pi}{N}k\right)} \cdot e^{-j\frac{1}{2}\left(N\omega - \omega - 2\pi k + \frac{2\pi}{N}k\right)} \\ & = \frac{1}{N} \cdot \frac{\sin\left(\frac{N}{2}\omega\right)\cos(\pi k)}{\sin\left(\frac{\omega}{2} - \frac{\pi}{N}k\right)} \cdot e^{-j\frac{1}{2}\left(N\omega - \omega + \frac{2\pi}{N}k\right)} e^{j\pi k} \\ & = \frac{1}{N} \cdot \frac{\sin\left(\frac{N}{2}\omega\right)}{\sin\left(\frac{\omega}{2} - \frac{\pi}{N}k\right)} \cdot e^{-j\frac{1}{2}\left(N\omega - \omega + \frac{2\pi}{N}k\right)} e^{j2\pi k} \quad (e^{j\pi k} = \cos(\pi k)) \\ & = \frac{1}{N} \cdot \frac{\sin\left(\frac{N}{2}\omega\right)}{\sin\left(\frac{\omega}{2} - \frac{\pi}{N}k\right)} \cdot e^{-j\frac{1}{2}\left(N\omega - \omega + \frac{2\pi}{N}k\right)} \quad (e^{j2\pi k} = 1) \\ & = \varphi_k(e^{j\omega}) \end{split}$$

第3章 离散傅里叶变换 └─DFT 的应用举例 └─用 DFT 计复线性券积

问题: 为什么要用 DFT 计算线性卷积?

- 一、线性卷积与循环卷积的关系?
 - 问题的背景: 为什么要用 DFT 计算线性卷积?
 - 在实际应用中,需要计算两个序列的线性卷积。
 - ② 利用 DFT 快速算法在频域计算循环卷积将快的多。因此常利用 DFT(FFT) 在频域计算循环卷积。。
 - ② 问题在线性卷积和循环卷积的关系?以及循环卷积与线性卷 积相等的条件?

线性卷积和循环卷积的对比

二、推导

设有限长序列 x(n) 长度为 M, h(n) 长度为 N, 则有:

(1) 线性卷积为:

$$y_l(n) = x(n) * h(n) = \sum_{m=0}^{N-1} h(m)x(n-m)$$

且 $y_l(n)$ 长度为 N+M-1。

(2) L 点循环卷积为:

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

这里 $L \geq \{N, M\}$,

且又: h(n) 长度为 N, 上式可写为:

$$y_c(n) = \left[\sum_{m=0}^{N-1} h(m)x((n-m))_L\right] R_L(n)$$

└用 DFT 计算线性卷积

2 个备用公式

公式一:

$$\begin{cases} y_l(n) = \sum_{m=0}^{N-1} h(m)x(n-m) \\ \downarrow & n \to n+qL \\ y_l(n+qL) = \sum_{m=0}^{N-1} h(m)x(n+qL-m) \end{cases}$$

$$x((n))_L = \tilde{x}(n) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(n+qL)$$

(3) 关系

$$y_c(n) = \left[\sum_{m=0}^{N-1} h(m)x((n-m))_L\right] \cdot R_L(n)$$

$$= \left\{\sum_{m=0}^{N-1} h(m)\left[\sum_{q=-\infty}^{\infty} x(n-m+qL)\right]\right\} \cdot R_L(n) \quad (备用公式 2)$$

$$= \left\{\sum_{q=-\infty}^{\infty} \left[\sum_{m=0}^{N-1} h(m)x(n-m+qL)\right]\right\} \cdot R_L(n)$$

$$= \left[\sum_{q=-\infty}^{\infty} y_l(n+qL)\right] \cdot R_L(n) \quad (备用公式 1)$$

$$= y_l((n))_L \cdot R_L(n)$$

循环卷积与线性卷积的关系

结论

两个有限长序列的长度为 L 的循环卷积结果,等于这两个序列的线性卷积以 L 为周期延拓,然后再取主值序列得到。

$$y_l(n) \longrightarrow y_l((n))_L \longrightarrow y_c(n) = y_l((n))_L \cdot R_L(n)$$

讨论:

① 当 $L \ge N + M - 1$ 时,则有:

$$y_c(n) = y_l(n)$$

说明: 公式本身是有 $y_l(n)$ 得到 $y_c(n)$ 的过程,且在 $L \leq N + M - 1$ 时两者相等,而实际应用中是利用循环卷积 计算线性卷积。

❷ 当 L < N+M-1 时,周期延拓会导致混叠现象。</p>

循环卷积的两种计算方法

- 二、用 DFT 计算循环卷积
- (1) 循环卷积的两种计算方法:
- (a) 直接计算

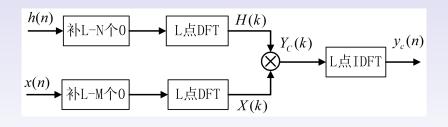
$$y_c(n) = x(n) \otimes h(n) = \left[\sum_{m=0}^{L-1} h(m) x((n-m))_L \right] R_L(n)$$

周期延拓 — 线性卷积 — 取主值

└用 DFT 计算线性卷积

(b) 根据卷积定理, 用 DFT 计算。

设长序列 x(n) 长度为 M, h(n) 长度为 N, 令 L = N + M - 1: $x(n) \otimes h(n) \longleftrightarrow X(k) \cdot Hk$



注意:这里需要做 3 次 DFT 计算,为何?因为 DFT 有快速算法 FFT,可大大加快计算速度。

第 3 章 离散傅里叶变换 └─DFT 的应用举例 └─用 DFT 计算线性卷积

长序列卷积计算

- (2) 长序列卷积计算
 - 问题: 在实践中经常两个序列的长度相差很大,如 $M \gg N$,利用 卷积定理计算时需补 0,这样造成存储空间和计算能力的浪 费。

而且在某些应用中,序列长度不定或者被认为是无限长。

② 解决方法:将长序列分段计算。

长序列卷积计算的公式

设 h(n) 长度为 N, x(n) 无限长, 可通过分段处理, 设每段长度 为 M, 可令:

$$x(n) = \sum_{k=0}^{\infty} x_k(n)$$
 \mathbb{M} : $x_k(n) = x(n) \cdot R_M(n - kM)$

$$y(n) = h(n) * x(n) = h(n) * \left[\sum_{k=0}^{\infty} x_k(n) \right]$$

 $= \sum_{k=0}^{\infty} h(n) * x_k(n)$
 $= \sum_{k=0}^{\infty} y_k(n)$ 这里: $y_k(n) = h(n) * x_k(n)$

举例说明

例如, 设
$$N=3, M=5, L=N+M-1=7$$

则:
$$y(n) = y_0(n) + y_1(n) + y_2(n) + \cdots + y_k(n) + \cdots$$
$$= \sum_{k=0}^{\infty} y_k(n)$$

计算过程

- 1 先后计算 $y_0(n), y_1(n), y_2(n), \cdots y_k(n), \cdots$
- 2 分别相加。

第3章 离散傅里叶变换 └─DFT 的应用举例 └─用 DFT 对信号讲行谱分析

信号的谱分析

所谓信号的谱分析,就是计算信号的傅里叶变换。对于连续信号和系统,可以通过时域采样,应用 DFT 进行近似谱分析。

一、用 DFT 对连续信号进行谱分析 用 DFT 对连续信号进行谱分析必然是近似的,其近似程度与信号带宽、采样频率和截取长度有关。 □用 DFT 对信号进行谱分析

用 DFT 对连续信号进行谱分析

- (1) 问题 给定有限长带限信号 $x_a(t)$, 如何得到 $X_a(jf)$
- (2) 谱分析的过程:

$$x_a(t) \longrightarrow x(n) \longrightarrow X(k) \longrightarrow X_a(jf)$$

第 3 章 离散傅里叶变换

LDFT 的应用举例

□用 DFT 对信号进行谱分析

(3) 采样参数的说明

用 DFT 对连续信号进行谱分析必然是近似的, 其近似程度与信号带宽、采样频率和截取长度有关。因此采样参数与上述三者相关。

$$T$$
 : 采样间隔 f_s : 采样频率

$$T = \frac{1}{f_s}, \quad f_s = \frac{1}{T}$$

$$N$$
 : 采样点数 T_p : 信号长度 T_p

$$T_p = NT, \quad N = \frac{T_p}{T}$$

(4) 参数之间的关系

在
$$2.4$$
 节中,我们有 $X(e^{j\omega}) = \hat{X}_a(j\Omega)\big|_{\omega=\Omega T}$,则有:

$$X(e^{j\omega}) = X_a(j\Omega)\big|_{\omega=\Omega T} = X_a(jf)\big|_{\omega=2\pi fT}$$

$$\omega = \Omega T = 2\pi f T = 2\pi T f \qquad (\Omega = 2\pi f)$$

$$\therefore \quad \Delta\omega = 2\pi \, T\Delta f \qquad \qquad \left(\Delta\omega = \frac{2\pi}{N}\right)$$

$$\therefore \qquad \Delta f = \frac{1}{2\pi T} \Delta \omega = \frac{1}{2\pi T} \cdot \frac{2\pi}{N} = \frac{1}{NT}$$

令 $F = \Delta f$,这里 F 称为频率分辨率,表示对模拟信号频谱的采样间隔。

结论:
$$F = \frac{1}{NT} = \frac{1}{T_p}$$

问题在于怎么用 X(k) 表示 $X_a(jf)$

 $X(k) = \hat{X}_a(j\Omega)|_{\Omega T = \frac{2\pi}{N}k}$

$$= \hat{X}_a(j\Omega) \Big|_{2\pi f T = \frac{2\pi}{N}k}$$

$$= \hat{X}_a(j\Omega) \Big|_{f = \frac{1}{NT}k}$$

$$= \hat{X}_a(j\Omega) \Big|_{f = kF} \qquad (F = \frac{1}{NT})$$

$$= \frac{1}{T} \sum_{m = -\infty}^{\infty} X_a(j\Omega - jm\Omega_s) \Big|_{f = kF}$$

└用 DFT 对信号进行谱分析

接着前面的公式,继续推导,前述有:

$$X(k) = \frac{1}{T} \sum_{m=-\infty}^{\infty} X_a \left(j\Omega - jm\Omega_s \right) \Big|_{f=kF}$$

$$= \frac{1}{T} X_a \left(j\Omega \right) \Big|_{f=kF} \qquad k = 0, 1, \dots, N-1$$

$$= \frac{1}{T} X_a \left(j2\pi f \right) \Big|_{f=kF} \qquad k = 0, 1, \dots, N-1$$

第3章 离散傅里叶变换 └─DFT 的应用举例 └─用 *DFT* 对信号进行谱分析

谱分析步骤

- (5) 谱分析步骤
 - ① 对 $x_a(t)$ 采样,得到有限长 x(n),长度为 N。
 - ② 计算 DFT, $x(n) \longleftrightarrow X(k)$

第3章 离散傅里叶变换 └─DFT 的应用举例 └─用 DFT 对信号进行谱分析

采样参数的选择

(6) 采样参数的选择

在对连续信号进行谱分析是,主要关心两个问题

❶ 谱分析范围: 决定信号带宽

② 频率分辨率: 决定信号长度

问题:

- 已知信号频率分辨率 F,信号最高频率 f_c ,
- 确定谱分析参数。
 - (a) 最小记录时间 $T_{p min}$
 - (b) 最大采样周期 T_{max}
 - (c) 最小采样点数 N_{min}

└用 DFT 对信号进行谱分析

谱分析参数

■ 最小记录时间 T_{p min}

$$F = \frac{1}{T_p} \quad \Longrightarrow \quad T_p = \frac{1}{F} \quad \Longrightarrow \quad T_p \geq \frac{1}{F_{max}}$$

$$T_{p \, min} = \frac{1}{F_{max}}$$

❷ 最大采样周期 T_{max}

$$f_s \ge 2f_c \implies \frac{1}{T} \ge 2f_c \implies T \le \frac{1}{2f_c}$$

$$\therefore T_{max} = \frac{1}{2f_c}$$

■ 最小采样点数 N_{min}

$$\therefore N_{min} = \frac{T_{p \ min}}{T_{max}}$$

第3章 离散傅里叶变换 └─DFT 的应用举例 └─用 DFT 对信号进行谱分析

举例说明

例题

对实信号做谱分析,要求谱分辨率 $F \leq 10Hz$,信号最高频率为 $f_c = 2.5kHz$ 。试确定最小记录时间 $T_{p\,min}$,最小记录点数 N_{min} ,最大采样周期 T_{max} 。

解:

$$T_{p \ min} = \frac{1}{F_{max}} = \frac{1}{10} = 0.1 \ s$$
 $T_{max} = \frac{1}{2f_c} = \frac{1}{5000} = 0.2 \ ms$
 $N_{min} = \frac{T_{p \ min}}{T_{max}} = \frac{0.1s}{02.ms} = 500$

第3章 离散傅里叶变换

└─DFT 的应用举例

└用 DFT 对信号进行谱分析

用 DFT 对离散序列做谱分析

二、用 DFT 对序列做谱分析

- 有限长序列 x(n) 长度为 N, 则 X(k) 是 $X(e^{i\omega})$ 在 $[0,2\pi]$ 上的 N 点等间隔采样,直接得到。频率分辨率就是采样间隔 $\frac{2\pi}{N}$ 。序列的 FT 可以利用 DFT 来计算。
- ② 周期序列 $\tilde{x}(n) = x((n))_N$

第3章 离散傅里叶变换

└─DFT 的应用举例

└用 DFT 对信号进行谱分析

周期序列 $\tilde{x}(n) = x((n))_N$

方法 1 利用公式直接得到

$$X(e^{j\omega}) = FT[\tilde{x}(n)] = \frac{2\pi}{N} \sum_{k=-\infty}^{\infty} \tilde{X}(k)\delta(\omega - \frac{2\pi}{N}k)$$

其强度为 $\frac{2\pi}{N}\tilde{X}(k)$,为周期为 N 的周期序列,只需要知道 $\tilde{X}(k)$,就可以得到 $FT[\tilde{x}(n)]$,而 $\tilde{X}(k)=DFS[\tilde{x}(n)]$ 。 步骤:

- ① 取主值, $x(n) = x(n)R_N(n)$
- ② 做 DFT 变换,X(k) = DFT[x(n)]
- **③** 延拓, $X(k) = X((n))_N$
- 代公式

第 3 章 离散傅里叶变换

□DFT 的应用举例 □用 DFT 对信号进行谱分析

周期序列 $\tilde{x}(n) = x((n))_N$

方法 2 截取 $\tilde{x}(n)$ 的整数个周期进行 DFT, 可得到其频谱结构, 达到谱分析的目的。

截取 $\tilde{x}(n)$ 的 m 个周期,设其长度为 M,即

$$X_M(n) = \tilde{x}(n)R_M(n) \qquad (M = mN, m \in Z)$$

设
$$x_M(n) \longleftrightarrow X_M(k)$$
 $(0 \le k \le mN - 1)$

则 $X_M(k)$ 也能表示 $\tilde{x}(n)$ 的频谱结构。

第 3 章 离散傅里叶变换

└─DFT 的应用举例

└用 DFT 对信号进行谱分析

下面推导 X(k) 与 $X_M(k)$ 的关系。

截取 $\tilde{x}(n)$ 的 m 个周期,设其长度为 M,即

$$X_M(n) = \tilde{x}(n)R_M(n)$$

$$(M = mN, m \in Z)$$

设
$$x_M(n) \longleftrightarrow X_M(k)$$

$$(0 \le k \le mN - 1)$$

下面给出 X(k) 与 $X_M(k)$ 的关系。

引理

$$\sum_{n=0}^{mN-1} f(n) = \sum_{r=0}^{m-1} \sum_{n'=0}^{N-1} f(n'+rN)$$
 设 $f(n)$ 的周期为 N

$$X_{M}(k) = \sum_{n=0}^{mN-1} x_{M}(n) e^{-j\frac{2\pi}{M}kn} = \sum_{n=0}^{mN-1} \tilde{x}(n) e^{-j\frac{2\pi}{M}kn}$$

$$= \sum_{r=0}^{m-1} \sum_{n'=0}^{N-1} \tilde{x}(n'+rN) e^{-j\frac{2\pi}{M}k(n'+rN)} \qquad (n \to n'+rN)$$

$$= \sum_{r=0}^{m-1} \left[\sum_{n'=0}^{N-1} \tilde{x}(n'+rN) e^{-j\frac{2\pi}{M}kn'} \right] e^{-j\frac{2\pi}{M}krN}$$

$$= \sum_{r=0}^{m-1} \left[\sum_{n'=0}^{N-1} \tilde{x}(n') e^{-j\frac{2\pi}{N}\frac{k}{m}n'} \right] e^{-j\frac{2\pi}{m}kr} \qquad (M = mN)$$

$$= \sum_{r=0}^{m-1} X\left(\frac{k}{m}\right) \cdot e^{-j\frac{2\pi}{m}kr}$$

$$= X\left(\frac{k}{m}\right) \cdot \sum_{r=0}^{m-1} e^{-j\frac{2\pi}{m}kr}$$

└用 DFT 对信号进行谱分析

下面推导 X(k) 与 $X_M(k)$ 的关系。

因为:

$$X_M(k) = X\left(\frac{k}{m}\right) \cdot \sum_{r=0}^{m-1} e^{-j\frac{2\pi}{m}kr}$$

而:

$$\sum_{r=0}^{m-1} e^{-j\frac{2\pi}{m}kr} = \sum_{r=0}^{m-1} \left[e^{-j\frac{2\pi}{m}k} \right]^r = \left\{ \begin{array}{ll} m, & \frac{k}{m} \ \text{为整数} \\ 0, & \frac{k}{m} \ \text{不为整数} \end{array} \right.$$

所以有,

$$X_M(k) = \begin{cases} mX\left(\frac{k}{m}\right), & \frac{k}{m} \text{ 3.25} \\ 0, & \frac{k}{m} \text{ 3.25} \end{cases}$$

第 3 章 离散傅里叶变换 └─DFT 的应用举例

□用 DFT 对信号进行谱分析

举例说明: x(n)

设 N = 4,取 m = 3,则 M = mN = 12.

$$X_M(k) = X_{12}(k) = \begin{cases} 3X\left(\frac{k}{3}\right), & \frac{k}{m} \rightarrow 2 \\ 0, & \frac{k}{m} \rightarrow 2 \end{cases}$$

则 $X_M(k) = X_{12}(k)$ 为:

$$X_{12}(0) = 3X(\frac{9}{3}) = 3$$
 $X_{12}(1) = 0$ $X_{12}(2) = 0$
 $X_{12}(3) = 3X(\frac{3}{3}) = 4.5$ $X_{12}(4) = 0$ $X_{12}(5) = 0$
 $X_{12}(6) = 3X(\frac{6}{3}) = 6$ $X_{12}(7) = 0$ $X_{12}(8) = 0$
 $X_{12}(9) = 3X(\frac{9}{3}) = 7.5$ $X_{12}(10) = 0$ $X_{12}(11) = 0$

注:由此可见, $X_M(k)$ 也能代表 $\tilde{x}(n)$ 的频谱结构,只是当 k=rm 时,有 $X_M(rm)=mX(r)$ 。因此只要截取 $\tilde{x}(n)$ 的整数倍周期做 DFT,就可以得到它的频率结构进行谱分析。

第 3 章 离散傅里叶变换

└DFT 的应用举例

□用 DFT 进行谱分析的误差问题

用 DFT 进行谱分析的误差问题

实际应用中,DFT 用于对连续信号做谱分析时,需对其进行截断和采样,其必将引起某些误差。

- ① 混叠现象
- ② 栅栏效应
- ❸ 截断效应

第 3 章 离散傅里叶变换

└─DFT 的应用举例

└─用 DFT 进行谱分析的误差问题

混叠现象

混叠现象

① 在 $x_a(t)$ 进行采样时,存在采样定理的限制,

$$f_s \ge 2f_c$$

否则将在 $\omega = \pi$ $(f = \frac{f_s}{2})$ 处存在一个频率混叠的问题。

② 措施: 采样之前进行预滤波,滤除高于折叠频率 ½ 的频率成分, 避免频率混叠现象。 第 3 章 离散傅里叶变换

└─DFT 的应用举例

└─用 DFT 进行谱分析的误差问题

栅栏效应

栅栏效应

- N 点 DFT X(k) 是对 $X(e^{i\omega})$ 在 $[0,2\pi]$ 上的 N 点等间隔采样,仅能得到连续频谱的 N 个采样点,采样点之间的频率看不到。这种现象称为栅栏效应。
- ② 措施: 为使得栅栏变细,可加大采样点数,对有限长序列来说,可在原序列尾部补 0。采样之前进行预滤波,滤除高于折叠频率 $\frac{f_2}{2}$ 的频率成分,避免频率混叠现象。

```
第3章 离散傅里叶变换
└─DFT 的应用举例
└─用 DFT 进行谱分析的误差问题
```

截断效应

截断效应 (自己看)

- 泄露
- ② 谱间干扰