

离散傅里叶变换 (DFT)

宋晨阳 计 86

1 DFT 的定义与计算

啥是 DFT? 我们有一个长度为 L 的离散时间序列 $x(n)$, 要求其 DTFT 谱在 $[0, 2\pi]$ 区间内的 N 个均匀分布的谱值 $X(k)$, 绕过 DTFT 而直接进行这一计算的方法。

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

$$W_N = e^{-j\frac{2\pi}{N}}, \quad X(k) = DTFT[x(n)](\omega_k), \quad \omega_k = \frac{2k\pi}{N}$$

W 具有两个性质, 可以用在化简中。周期性、对称性:

$$W_N^{nk} = W_N^{nk \% N}, \quad W_N^{nk + N/2} = -W_N^{nk}$$

矩阵表示:

$$X = Ax, \quad A_{kn} = W_N^{kn}, \quad k = 0, 1, \dots, N-1$$

其中 X 与 x 分别是序列 $X(k), x(n)$ 的向量表示。

序列补零 (常用来处理 $N > L$ 的情况): 在 $x(n)$ 之后补充 $D = N - L$ 个 0, 得到长度为 N 的时域序列 $x_D(n)$ 再进行 DFT 的运算, 它们 DTFT 与 DFT 分别一致:

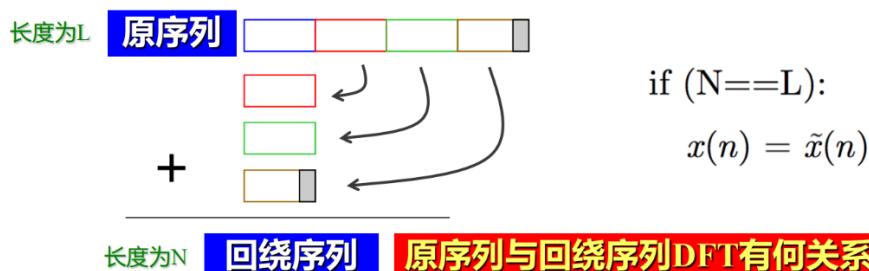
$$X_D(\omega) = \sum_{n=0}^{L+D-1} x_D(n) e^{-j\omega n} = \sum_{n=0}^{L-1} x(n) e^{-j\omega n} = X(\omega)$$

$$X_D(\omega_k) = X(\omega_k)$$

序列回绕 (常用来处理 $N < L$ 的情况), 回绕序列的定义如下:

$$\tilde{x}(n) = \sum_{m=0}^{\infty} x(mN + n), \quad n = 0, 1, \dots, N-1$$

上面这个定义不太直观, 建议形象地理解回绕:



简单地说, 回绕就是把较长的 L 序列顺次切分成长为 N 的若干段, 不够的补 0,

将它们对齐后相加，即得到回绕序列。

原序列与回绕序列的 DFT 相等（使用 DFT 的矩阵形式证明，详见课件）：

$$DFT[x(n)] = DFT[\tilde{x}(n)]$$

逆离散傅里叶变换 IDFT：

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

时域序列与其 DFT 不是一一对应的：多个完全不同的序列，只要它们的回绕序列相等，其 DFT 就相等，但其 IDFT 只能得到回绕序列而不一定能得到原序列。

当且仅当 $N \geq L$ 时，才可以从回绕序列求出原序列，其中， $N = L$ 时二者完全一样， $N > L$ 时回绕序列就是原序列补零。

关于序列长度： L 是待处理时域信号的长度，不可更改， N 可以人为设定。如果题目没有明确说明，那么**一般认为 $N = L$** 。另外，IDFT 不改变序列长度，得到的回绕序列的长度一定是 N 。

2 DFT 的性质

DFT 本质上是 DTFT 的抽样，因而是离散的、周期的。

共轭对称性：

$$X(-k) = X^*(k)$$

N 为偶数时有：

$$X\left(\frac{N}{2} + k\right) = X^*\left(\frac{N}{2} - k\right)$$

线性性：

$$DFT[ax(n) + by(n)] = aX(k) + bY(k)$$

帕斯瓦尔定理：

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

反褶与共轭：

时域	频域
反褶	反褶
共轭	共轭 + 反褶
共轭 + 反褶	共轭

奇偶虚实性：

- 奇对称和偶对称序列：
 - 奇函数的DFT是奇函数；
 - 偶函数的DFT是偶函数。
- 实序列：
 - 实偶函数的DFT是实偶函数；实奇函数的DFT是虚奇函数。
 - 实函数的DFT，实部是偶函数，虚部是奇函数；模是偶函数，相位是奇函数。
- 虚序列：
 - 虚偶函数的DFT是虚偶函数；虚奇函数的DFT是实奇函数。
 - 虚函数的DFT，实部是奇函数，虚部是偶函数；模是偶函数，而相位是奇函数。

频移：

$$X(k-l) = \sum_{n=0}^{N-1} [x(n)W_N^{-nl}]W_N^{nk} \quad (L=N)$$

时移：

$$DFT[x(n-m)] = W_N^{mk}X(k)$$

对称/对偶性：

$$DFT[X(n)] = Nx(-k)$$

卷积定理：

$$DFT[x(n) * y(n)] = X(k) \cdot Y(k)$$

$$IDFT[X(k) \cdot Y(k)] = \widetilde{z(n)} = \sum_{n=0}^{N-1} x(m)\tilde{y}(n-m) = \sum_{n=0}^{N-1} x(m)y((n-m))_N$$

其中，回绕序列 $\tilde{y}(n-m)$ 本质上就是长为 N 的序列 $y(n)$ 循环右移 m 位。

公式中类似 $y((n-m))_N$ 的记号可以理解为序列的 N 点回绕。

序列线卷积定义：

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

序列圆卷积定义：

$$x(n) \otimes y(n) = \sum_{n=0}^{N-1} x(m)y((n-m))_N$$

序列的卷积/圆卷积一般采用**竖式计算**，参考最后一节课习题 3。

因此，卷积定理可以简写如下：

$$IDFT[X(k) \cdot Y(k)] = x(n) \otimes y(n)$$

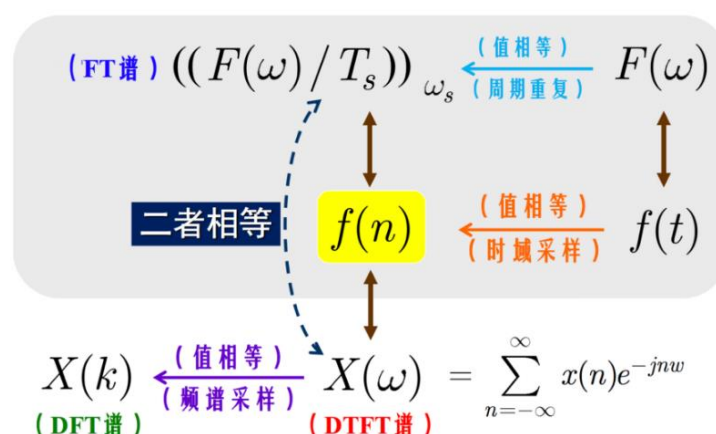
频域卷积：

$$DFT[x(n) \cdot y(n)] = \frac{1}{N} X(k) \otimes Y(k)$$

老师的总结：

	FT	DTFT	DFT
线性性	是		
时域反褶	频域共轭		
时域共轭	频域共轭+反褶		
对称性	$\mathcal{F}[F(t)] = 2\pi f(-\omega)$	$DTFT[X(n)] = 2\pi x(-\omega)$	$DFT[X(n)] = Nx(-k)$
时域平移	$\mathcal{F}[f(t-t_0)] = \mathcal{F}[f(t)]e^{-j\omega t_0}$	$DTFT[x(n-n_0)] = e^{-j\omega n_0} X(\omega)$	$DFT[x(n-m)] = W_N^{mk} X(k)$
频域平移	$\mathcal{F}[f(t)e^{j\omega_0 t}] = F(\omega - \omega_0)$	$DTFT[e^{j\omega_0 n} x(n)] = X(\omega - \omega_0)$	$X(k-l) = \sum_{n=0}^{N-1} [x(n)W_N^{-nl}] W_N^{nk}$
时域卷积	$\mathcal{F}[f_1(t) * f_2(t)] = \mathcal{F}[f_1(t)] \cdot \mathcal{F}[f_2(t)]$	$DTFT[x_1(n) * x_2(n)] = X_1(\omega) \cdot X_2(\omega)$	$DFT[x(n) * y(n)] = X(k) \cdot Y(k)$
频域卷积	$\mathcal{F}[f_1(t) \cdot f_2(t)] = \frac{1}{2\pi} \mathcal{F}[f_1(t)] * \mathcal{F}[f_2(t)]$	$DTFT[x_1(n) \cdot x_2(n)] = \frac{1}{2\pi} X_1(\omega) \otimes X_2(\omega)$	$DFT[x(n) \cdot y(n)] = \frac{1}{N} X(k) \otimes Y(k)$

3 各种傅里叶变换之间的联系



➤ 记 $\hat{F}(\omega) = ((F(\omega)/T_s))_{\omega_s}$ ，它是时域采样信号 $f(n)$ 的 FT

- DTFT 与 $\hat{F}(\omega)$ 本质上是一个东西，只是 DTFT 谱进行了频率归一化， $\hat{F}(\omega)$ 是时域采样信号的模拟频谱，DTFT 是数字频谱，二者满足如下关系：

$$\hat{F}(\omega) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} F(\omega - n\omega_s)/T_s$$

$$X(\omega) = \hat{F}(\Omega), \Omega = \omega f_s$$

- 在满足采样定理，且频率在奈奎斯特区间内（如 DFT 的采样区间）时：

$$T_s \hat{F}(\omega) = F(\omega)$$

$$X(\omega) = F(\Omega)/T_s$$

- 如果直接从 $x(n)$ 按定义计算 DTFT 有困难，可以先将 n 替换为 t ，计算其连续傅里叶变换 F' （注意这并非是数字序列真正对应的模拟频谱，因为那与采样频率有关），然后 DTFT 可以通过采样并以 2π 为周期延拓得到。这一方法对计算给定数字序列的 DTFT/DFT 非常有效。

$$X(\omega) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} F'(\omega - 2n\pi)$$

- DFT 是 DTFT 的进一步采样，使连续的、无限长的 DTFT 频谱变成了离散的、有限长的、计算机容易处理的 DFT 谱，这一点在本文档的开头说过了从 DFT 到 FT（课件上有些不准确，注意 FT 说的是模拟频率，DFT 和 DTFT 说的是数字频率）：

$$F(\Omega_k) = F(\omega_k f_s) = T_s X(k), \omega_k = \frac{2k\pi}{N}$$

从 FT 到时域信号（近似）：

$$f(nT_s) = \frac{1}{T_s} IDFT[F(\omega_k)]$$

从 DFT 到 FS：

$$F_k = \frac{1}{T_1} F_0(k\omega_1) = \frac{1}{T_1} (T_s X(k)) = \frac{1}{N} X(k)$$

上式成立的条件：周期信号满足采样定理，一个周期内有 N 个采样值，即：

$$\omega_s = N\omega_1, T_s = \frac{1}{N} T_1$$

其中， T_s 是采样周期， T_1 是 FS 中原周期信号的周期。

课件上的结论并不严格，来自助教的更严格的推导：

$$\begin{aligned}
X(k) &= \sum_{m=0}^{N-1} x(m) W_N^{mk} = \sum_{m=0}^{N-1} f\left(m \cdot \frac{T_1}{N}\right) e^{-j \frac{2\pi mk}{N}} \\
&= \sum_{m=0}^{N-1} \sum_{n=-\infty}^{\infty} \left(F_n e^{jn\omega_1 m \frac{T_1}{N}}\right) e^{-j \frac{2\pi km}{N}} \\
&= \sum_{n=-\infty}^{\infty} F_n \sum_{m=0}^{N-1} e^{j \frac{2\pi}{N} m(n-k)} \\
\sum_{m=0}^{N-1} e^{j \frac{2\pi}{N} m(n-k)} &= \begin{cases} 0, & (n-k) \bmod N \neq 0 \\ N, & (n-k) \bmod N = 0 \end{cases}
\end{aligned}$$

与此同时，因为要满足采样定理， n 的取值并不是无限的：

$$\omega_s \geq 2\omega_{\max}, \omega_{\max} = n_{\max}\omega_1 = \frac{1}{N} n_{\max}\omega_s \Rightarrow |n| \leq \frac{N}{2}$$

因此，我们最终的准确结论：

$$X(k) = \begin{cases} NF_k, & 0 \leq k < N/2 \\ NF_{k-N}, & N/2 < k < N \\ N(F_k + F_{k-N}), & k = N/2, N \text{ even} \end{cases}$$

4 余弦/正弦信号的 DFT

余弦/正弦信号的 FT 比较特殊，是两个冲激信号之和/差，我们以余弦信号为例：

$$x(n) = \cos(\omega_0 n)$$

将 n 替换为 t ，求 FT 为：

$$F'(\omega) = \mathcal{F}[\cos\omega_0 t] = \pi(\delta(\omega - \omega_0) + \delta(\omega + \omega_0))$$

原序列为无限长时，其 DTFT 就是上述频谱以 2π 为周期延拓，不过我们只关注

DFT 的采样区间 $[0, 2\pi]$ ，该范围内，DTFT 谱的峰值点在 $\omega_0, 2\pi - \omega_0$

下面，我们给这个余弦信号加长为 L 的窗 $W(n)$ ，使其变成一个有限长的离散数字信号，那么加窗后的 DTFT 频谱应该是：

$$X'(\omega) = \frac{1}{2\pi} X(\omega) * W(\omega)$$

$W(n)$ 的频谱长啥样？参见 DTFT 的文档，需要记住的是窗函数频谱的主瓣宽度、峰值点高度及零点位置的关系。

根据冲激函数卷积的抽样搬移特性，加窗后的余弦信号的频谱是两个 Sa 函数之

和，它们的峰值点频率就是 $\omega_0, 2\pi - \omega_0$ ，在 DFT 中的下标 k 就是二者除以 $\frac{2\pi}{N}$ ，峰值高度可以由上一文档中的公式求出，零点位置就是窗函数频谱 $W(\omega)$ 的零点位置。

然后，DFT 本质上是什么？是数字离散频谱 DTFT 的采样！因此最终我们要求的 DFT 结果，就是上述加窗余弦信号的频谱在 $\frac{2k\pi}{N}, k = 0, 1, \dots, N-1$ 上的取值，结合窗函数的峰值高度，零点位置即可得到这些采样点处的值。

5 快速傅里叶变换 FFT

本质：DFT 的快速算法。

根据定义计算 DFT， N 点共需要 N^2 次复数乘法， $N(N-1)$ 次复数加法，时间复杂度为 $O(N^2)$ 。

思路：利用 W 的周期性、对称性，将 N 点 DFT 拆分为两组 $N/2$ 点的 DFT 运算再求和。

$$\begin{cases} \sum_{r=0}^{\frac{N}{2}-1} x(2r)W_{N/2}^{rk} = \sum_{r=0}^{\frac{N}{2}-1} g(r)W_{N/2}^{rk} = G(k) \\ \sum_{r=0}^{\frac{N}{2}-1} x(2r+1)W_{N/2}^{rk} = \sum_{r=0}^{\frac{N}{2}-1} h(r)W_{N/2}^{rk} = H(k) \end{cases} \quad k = 0, 1, 2, \dots, \frac{N}{2} - 1$$

$$\rightarrow X_N(k) = G_{N/2}(k) + W_N^k H_{N/2}(k),$$

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

$G(k)$ 与 $H(k)$ 的周期都是 $N/2$ ，故有以下性质：

$$G(N/2 + k) = G(k), \quad H(N/2 + k) = H(k)$$

最后 N 点 DFT 的算法为：

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

FFT 需要 $N \log_2 N$ 次复数加法， $\frac{1}{2} N \log_2 N$ 次复数乘法，复杂度 $O(N \log_2 N)$