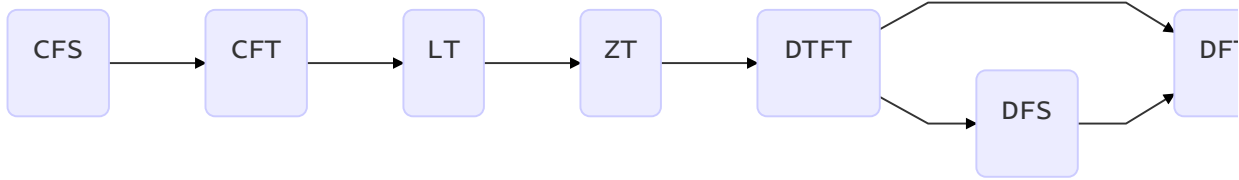


数字信号处理中的各种变换-理论篇

文件版本	修改内容	作者/时间	备注
V1.1	完成主干理论推导	AlimyBreak/2019.08.12	-
V1.0	挖坑开始编写该文档	AlimyBreak/2019.06.20	底稿已失

一、概述

- 傅立叶变换 傅立叶级数种类繁多，这里统一梳理大学基础课程(信号与系统、数字信号处理)中涉及到的一些级数和变换，主要完成对主干理论的推导，说明各种变换之间的联系和关系。
 - CFS：连续时间周期信号的傅立叶级数分解
 - CFT：连续时间信号的傅立叶变换
 - LT:拉普拉斯变换
 - 一般连续信号在衰减因子影响下的CFT
 - ZT:Z变换
 - 等间隔采样信号的拉普拉斯变换
 - DTFT:离散时间傅立叶变换分解
 - DFS：离散时间周期信号的傅立叶级数分解
- DFT：有限长序列的傅立叶变换
 - FFT：快速的DFT计算方法，本质上是DFT的计算优化
- 本文档默认读者(如果有读者的话)已经具备大一高等数学中傅立叶级数、欧拉公式和定积分等基础知识，涉及到复变函数的内容本文档已主动屏蔽，需要了解这部分的内容可自行学习《复变函数》、《数学物理方法》等课程。
- 相关变换之间的关系流程图如下所示.



二、各种变换

2.1 CFS(连续时间傅立叶级数)

- 适用信号类型:连续时间信号且满足周期性(数学上还应该满足狄利克雷三条件)
- 正逆变换公-三角形式, 其中 T 为连续时间信号的周期:

$$f(t) = a_0 + \sum_{n=1}^{+\infty} a_n \cos(n\omega_1 t) + b_n \sin(n\omega_1 t) = a_0 + \sum_{n=1}^{+\infty} c_n \sin(n\omega_1 t + \phi_n) \quad (2-1)$$

$$\begin{cases} a_0 = \frac{1}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t) dt \\ a_n = \frac{2}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t) \cos(n\omega_1 t) dt \\ b_n = \frac{2}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t) \sin(n\omega_1 t) dt \end{cases} \quad (2-2)$$

其中

$$\begin{cases} c_n = \sqrt{a_n^2 + b_n^2} \\ \phi_n = \arctan\left(\frac{a_n}{b_n}\right) \\ \omega_1 = \frac{2\pi}{T} \end{cases} \quad (2-3)$$

- 根据欧拉公式

$$e^{j\theta} = \cos(\theta) + j\sin(\theta)$$

可以得到:

$$\begin{cases} \cos(n\omega_1 t) = \frac{e^{jn\omega_1 t} + e^{-jn\omega_1 t}}{2} \\ \sin(n\omega_1 t) = j \frac{e^{-jn\omega_1 t} - e^{jn\omega_1 t}}{2} \end{cases} \quad (2-4)$$

根据 (2-4)对 (2-1)进行替换可以得到:

$$\begin{aligned} f(t) &= a_0 + \sum_{n=1}^{+\infty} a_n \cos(n\omega_1 t) + b_n \sin(n\omega_1 t) \\ &= a_0 + \sum_{n=1}^{+\infty} a_n \frac{e^{jn\omega_1 t} + e^{-jn\omega_1 t}}{2} + b_n j \frac{e^{-jn\omega_1 t} - e^{jn\omega_1 t}}{2} \\ &= a_0 + \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{1}{2} (a_n - jb_n) e^{jn\omega_1 t} + \frac{1}{2} (a_n + jb_n) e^{-jn\omega_1 t} \end{aligned} \quad (2-5)$$

记:

$$\begin{aligned}
F(n) &= \frac{1}{2}(a_n - jb_n) \\
&= \frac{1}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t) \cos(n\omega_1 t) dt - j \frac{1}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t) \sin(n\omega_1 t) dt \\
&= \frac{1}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t) [\cos(n\omega_1 t) - j \sin(n\omega_1 t)] dt \\
&= \frac{1}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t) [\cos(-n\omega_1 t) + j \sin(-n\omega_1 t)] dt \\
&= \frac{1}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t) e^{-jn\omega_1 t} dt \\
&\quad (n = 1, 2, 3 \dots)
\end{aligned} \tag{2-6}$$

显然:

$$\begin{aligned}
F(-n) &= \frac{1}{2}(a_n + jb_n) \\
&= \frac{1}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t) \cos(n\omega_1 t) dt + j \frac{1}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t) \sin(n\omega_1 t) dt \\
&= \frac{1}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t) [\cos(n\omega_1 t) + j \sin(n\omega_1 t)] dt \\
&= \frac{1}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t) e^{-j\omega_1(-n)t} dt \\
&\quad (-n = -1, -2, -3 \dots)
\end{aligned} \tag{2-7}$$

且:

$$a_0 = a_0 \cos(0\omega_1 t) + 0 \sin(0\omega_1 t) = a_0 e^{-j\omega_1 0t}$$

且令:

$$F(0) = a_0 e^{-j\omega_1 0t} \tag{2-8}$$

联合 (2-6)、(2-7) 和 (2-8), 可对 (2-5) 进行统一改写:

$$\begin{aligned}
f(t) &= a_0 + \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{1}{2} (a_n - jb_n) e^{jn\omega_1 t} + \frac{1}{2} (a_n + jb_n) e^{-jn\omega_1 t} \\
&= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} F(n) e^{jn\omega_1 t}
\end{aligned} \tag{2-9}$$

其中 $F(n)$ 是定义在 $n = -\infty + \infty, n \in \mathbb{Z}$, 的函数

$$F(n) = \frac{1}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t) e^{-j\omega_1 n t} dt \tag{2-10}$$

联合 (2-9) 和 (2-10), 我们就得到了复指数形式的连续时间傅立叶级数变换对

$$\begin{cases} F(n) = \frac{1}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t) e^{-j\omega_1 n t} \\ f(t) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} F(n) e^{jn\omega_1 t} \end{cases} \tag{2-11}$$

- 复指数形式的连续时间傅立叶级数变换对 (2-11)非常重要, 本文后续所有的其他傅立叶变换对都是从这个公式开始推导的。
- 根据 (2-6)、(2-7)和 (2-8)中关于 $F(n)$ 的联合定义可以得到,对于任意一个属于 \mathbb{Z} 的 n :

$$\begin{aligned}s_1 = F(n) + F(-n) &= \frac{1}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t)e^{-j\omega_1 nt} dt + \frac{1}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t)e^{j\omega_1 nt} dt \quad (2-12) \\ &= \frac{2}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t)\cos(\omega_1 nt) dt\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}s_2 = F(n) - F(-n) &= \frac{1}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t)e^{-j\omega_1 nt} dt - \frac{1}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t)e^{j\omega_1 nt} dt \quad (2-13) \\ &= -\frac{2j}{T} \int_{t_0}^{t_0+T} f(t)\sin(\omega_1 nt) dt\end{aligned}$$

根据 (2-12)和 (2-13)显然可得到 s_1 为**纯实数**, s_2 为**纯虚数**,根据复数加减的性质:两个复数的和为纯实数, 两个复数的差为**纯虚数**, 这两个复数一定为**共轭复数**(也可以通过 (2-6)和 (2-7)直接得到共轭关系).

- CFS的谱特点:
 - 根据共轭复数的性质及复数的模和相位定义, $f(t)$ 的连续傅立叶级数幅度谱(即 $F(n)$ 的模) $|F(n)|$ 是关于 y 轴对称的偶函数, 傅立叶级数相位谱是关于原点对称的奇函数。这个结论也很重要。
 - 连续信号在时域呈周期性变换, 那么其频谱只在特定整数上才有取值, 也即其**频谱是离散的**。

2.2 CFT(连续时间傅立叶变换)

- 适用信号类型:连续时间信号,不要求一定为周期信号(数学上需要满足**无限区间绝对可积条件**)
- 推导过程:
 - 根据2.1节中的推导, 周期为 T 的连续时间信号的频谱如 (2.11)所述, 而一个非周期的连续时间信号可以看一个 $T \rightarrow +\infty$ 的"周期函数"
 - 当 $T \rightarrow +\infty$ 时, (2.11)的形式将发生变化 ($t_0 = -\frac{T}{2}$), 首先

$$\begin{aligned}F(n\omega_1) &= \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} f(t)e^{-j\omega_1 nt} dt \\ TF(n\omega_1) &= \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} f(t)e^{-j\omega_1 nt} dt \\ \frac{2\pi}{\omega_1} F(n\omega_1) &= \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} f(t)e^{-j\omega_1 nt} dt\end{aligned}$$

令 $\omega = n\omega_1$,当 $T \rightarrow +\infty$ 时, $\omega_1 \rightarrow 0$:

$$\frac{2\pi}{\omega_1} F(n\omega_1) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t)e^{-j\omega t} dt$$

令 $F(\omega) = \frac{2\pi}{\omega_1} F(n\omega_1)$,则:

$$F(\omega) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t)e^{-j\omega t} dt \quad (2-14)$$

则根据 (2.11):

$$\begin{aligned} f(t) &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} F(n\omega_1)e^{jn\omega_1 t} \\ &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \frac{F(n\omega_1)}{\omega_1} e^{jn\omega_1 t} \omega_1 \end{aligned}$$

又因为 $\omega_1 \rightarrow d\omega$,

$$\begin{aligned} f(t) &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \frac{F(n\omega_1)}{\omega_1} e^{jn\omega_1 t} \omega_1 \\ &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \frac{F(\omega)}{2\pi} e^{j\omega t} \omega_1 \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} F(\omega) e^{j\omega t} d\omega \end{aligned} \quad (2-15)$$

联合 (2.14)和 (2.15),我们就得到连续时间傅立叶变换对:

$$\left\{ \begin{aligned} F(\omega) &= \int_{-\infty}^{+\infty} f(t)e^{-j\omega t} dt \\ f(t) &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} F(\omega) e^{j\omega t} d\omega \end{aligned} \right. \quad (2-16)$$

• 频谱特征:

- 与CFS的性质相似, $F(\omega)$ 的幅度谱也是关于y轴对称的偶函数, $F(\omega)$ 的相位谱也是关于原点对称的奇函数。
- 对于非周期函数, 由于 ω 的连续, $F(\omega)$ 通常为连续谱。
- 由于周期函数不满足绝对可积条件, 周期函数没有狭义上的傅立叶变换, 但引入但对于原本的周期函数 $f(t)$, 利用连续傅立叶级数展开总可以得到 $f(t) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} F(n\omega_1)e^{jn\omega_1 t}$, 根据特殊的傅立叶变换对 $e^{j\omega_1 t} \leftrightarrow 2\pi\delta(\omega - \omega_0)$, 即周期复指数函数信号的频谱是一个冲激,

$$f(t) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} F(n\omega_1)e^{jn\omega_1 t} \leftrightarrow X(j\omega) = 2\pi \sum_{n=-\infty}^{+\infty} F(n\omega_1)\delta(\omega - n\omega_1) \quad (2-17)$$

从上式可以知道, 周期信号傅立叶变换也是**离散谱**, 由一系列冲激函数组成, 这些冲激的强度等于 $f(t)$ 的傅立叶级数对应系数的 2π 倍。

- 同样的对于周期信号 $f(t)$, 我们可以只取一个周期 $(-\frac{T}{2}, \frac{T}{2})$ 的有效信号 $f_T(t)$, 显然我们可以求得 $f_T(t)$ 的傅立叶变换 $X_T(\omega)$, 我们可以通过 δ 函数以周期延拓的方式将 $f_T(t)$ 延拓为 $f(t)$, 即

$$f(t) = f_T(t) * \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \delta(t - kT)$$

根据**时域卷积定理**(时域卷积, 频域相乘)和**周期为 T 冲激串函数的傅立叶变换在频域是一个周期为 $\frac{2\pi}{T}$ 的周期冲激串**, 可以得到

$$F(\omega) = X_T(\omega) \mathcal{F}\left(\sum_{k=-\infty}^{+\infty} \delta(t - kT)\right) \quad (2-18)$$

$$\begin{aligned} F_1(\omega) &= \mathcal{F}\left(\sum_{k=-\infty}^{+\infty} \delta(t - kT)\right) \\ &= \frac{2\pi}{T} \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta\left(\omega - \frac{2\pi n}{T}\right) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} F(\omega) &= X_T(\omega) \frac{2\pi}{T} \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta\left(\omega - \frac{2\pi n}{T}\right) \\ &= \omega_1 \sum_{n=-\infty}^{+\infty} X_T(\omega) \delta\left(\omega - \frac{2\pi n}{T}\right) \end{aligned}$$

对比 (2-17)的 $X(j\omega)$ (2-18)的最后一行 $F(\omega)$,他们都是 $f(t)$ 的傅立叶变换

$$\begin{aligned} X(j\omega) &= 2\pi \sum_{n=-\infty}^{+\infty} F(n\omega_1) \delta(\omega - n\omega_1) \\ F(\omega) &= \omega_1 \sum_{n=-\infty}^{+\infty} X_T(\omega) \delta\left(\omega - \frac{2\pi n}{T}\right) \end{aligned} \quad (2-19)$$

可以得到周期信号傅立叶的级数系数 $F(n\omega_1)$ 与单周期截断信号 $f_T(t)$ 的傅立叶变换之间的关系是：

$$\begin{aligned} 2\pi F(n\omega_1) &= \omega_1 X_T(\omega) \\ F(n\omega_1) &= \frac{1}{T} X_T(\omega) \\ X_T(\omega) &= T F(n\omega_1) \end{aligned} \quad (2-20)$$

- 根据 (2-20)，单周期截断信号的傅立叶变换在 $n\omega_1$ 频率点的值等于对应周期信号的傅立叶级数的系数乘以 T 。

2.3 LT(连续时间拉普拉斯变换)

- 适应信号类型：原连续时间信号 $f(t)$ 虽然不一定满足绝对可积条件，但存在 σ 使得 $f(t)e^{-\sigma t}$ 满足绝对可积条件。
- 若连续时间非周期信号不满足绝对可积条件，在CFT的原有基函数 $e^{-j\omega t}$ 的基础上增加一个收敛因子 $e^{-\sigma t}$ ，虽然原信号 $f(t)$ 不收敛，但如果存在一些 σ 使得 $f(t)e^{-\sigma t}$ 这个新的信号绝对可积，那么我们可以通过求 $f(t)e^{-\sigma t}$ 的傅立叶变换分析信号的特征，其中使得 $f(t)e^{-\sigma t}$ 绝对可积的所有 σ 的可取值范围称为收敛域(ROC)。
- 原始信号 $f(t)$ 需要收敛因子的傅立叶变换就是拉普拉斯变换(LT),其变换对推导过程和形式为

$$\begin{aligned}
\mathcal{L}(f(t)) &= F(\sigma + j\omega) = \mathcal{F}(f(t)e^{-\sigma t}) \\
&= \int_{-\infty}^{+\infty} f(t)e^{-\sigma t} e^{-j\omega t} dt \\
&= \int_{-\infty}^{+\infty} f(t)e^{-(\sigma + j\omega)t} dt \\
f(t)e^{-\sigma t} &= \mathcal{F}^{-1}[F(\sigma + j\omega)] \\
&= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} F(\sigma + j\omega) e^{j\omega t} d\omega \\
f(t)e^{-\sigma t} e^{+\sigma t} &= \frac{e^{+\sigma t}}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} F(\sigma + j\omega) e^{j\omega t} d\omega \\
f(t) &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} F(\sigma + j\omega) e^{\sigma t} e^{j\omega t} d\omega \\
f(t) &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} F(\sigma + j\omega) e^{(\sigma + j\omega)t} d\omega
\end{aligned} \tag{2-21}$$

令 $s = \sigma + j\omega$, 则 $d\omega = \frac{1}{j} ds$, 又 $\omega \in (-\infty, +\infty)$, 所以 $s \in (\sigma - j\infty, \sigma + j\infty)$, σ 是 ROC 中的任意常数, 所以 (2-21) 可以整理成:

$$\begin{aligned}
\mathcal{L}(f(t)) &= F(s) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t)e^{-st} dt \\
\mathcal{L}^{-1}(\mathcal{F}(s)) &= f(t) = \frac{1}{2\pi j} \int_{\sigma - j\infty}^{\sigma + j\infty} F(s) e^{st} ds \\
&\quad \sigma \in ROC
\end{aligned} \tag{2-22}$$

显然当 $\sigma = 0$ 时, $f(t)$ 的拉普拉斯变换就是其傅立叶变换。

2.4 抽样信号的傅立叶变换

- 适用信号: 连续信号经过等间隔采样后的离散信号(原连续时间信号满足绝对可积条件, 要使得频谱不发生混叠, 采样间隔时间满足奈奎斯特采样定理)
- 基本思想: 通过等间隔采样, 将连续时间信号转换为离散时间信号, 将 CFT 推广到抽样信号的特殊条件.
- 推导过程:
 - 对原始连续时间信号 $f(t)$ 进行抽样 $p(t)$ 得到 $f_{T_s}(t = nT_s)$, 其中 $n \in \mathbb{Z}$, 则

$$f_{T_s}(nT_s) = f(t)p(t) \tag{2-21}$$

$$p(t) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta(t - nT_s)$$

$$\begin{aligned}
\mathcal{F}(f_{T_s}(nT_s)) &= \mathcal{F}(f(t)p(t)) \\
\mathcal{F}(f(t)) &= F(\omega) \\
\mathcal{F}(p(t)) &= P(\omega)
\end{aligned} \tag{2-22}$$

由于 $p(t)$ 是周期信号，根据 (2-19)我们可以得到他的傅立叶变换如下：

$$\begin{aligned} P(\omega) &= 2\pi \sum_{n=-\infty}^{+\infty} P_n \delta(\omega - n\omega_s) \\ P_n &= \frac{1}{T_s} \int_{-\frac{T_s}{2}}^{\frac{T_s}{2}} p(t) e^{-jn\omega_s t} dt \\ &= \frac{1}{T_s} \int_{-\frac{T_s}{2}}^{\frac{T_s}{2}} \delta(t) e^{-jn\omega_s t} dt = \frac{1}{T_s} \end{aligned}$$

根据变换域卷积定理(包括**时域卷积定理**和**频域卷积定理**可以知道)：

$$\begin{aligned} \mathcal{F}(f_{T_s}(t)) &= F_s(\omega) = \frac{1}{2\pi} F(\omega) * P(\omega) \\ &= \frac{1}{2\pi} F(\omega) * 2\pi \sum_{n=-\infty}^{+\infty} P_n \delta(\omega - n\omega_s) \\ &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} P_n (F(\omega) * \delta(\omega - n\omega_s)) \\ &= \frac{1}{T_s} \sum_{n=-\infty}^{+\infty} F(\omega - n\omega_s) \end{aligned} \quad (2-23)$$

根据 (2-23)可以知道，连续时间信号被抽样后，它的频谱 $F_s(\omega)$ 是连续信号频谱 $F(\omega) = \mathcal{F}(f(t))$ 的形状以抽样频率 ω_s 为间隔周期地重复的**叠加**而得到，在重复过程其幅度被 $p(t)$ 的傅立叶级数系数 P_n 所加权，因为 P_n 仅仅是 n 而不是 ω 的函数，所以在 $F(\omega)$ 在重复的过程中形状不会发生变化。

- 由上述推导过程可以知道，对一个连续时间信号进行等间隔抽样，抽样后"离散"信号的频谱是原连续时间信号频谱的周期性平移和叠加，为了在频域不发生"混叠"，观察图像可以知道：我们的采样频率 ω_s 必须大于或等于2倍的 $f(t)$ 的最大频率成分 ω_m ，即 $\omega_s \geq 2\omega_m$ ，这就是著名的**时域采样定理**，也被称为**奈奎斯特采样定理**或**香农采样定理**。
- 那么对于带限为 $-\omega_m \sim \omega_m$ 的信号 $f(t)$ ，在满足**时域采样定理**的条件下，为了从频谱 $F_s(\omega)$ 中无失真地选出 $F(\omega)$ ，可以用矩形函数 $H(\omega)$ 与 $F_s(\omega)$ 相乘，联合 (2-23)即

$$\begin{aligned} F(\omega) &= F_s(\omega) H(\omega) \\ H(\omega) &= \begin{cases} T_s, & |\omega| < \omega_m \\ 0, & |\omega| > \omega_m \end{cases} \end{aligned} \quad (2-24)$$

$H(\omega)$ 是"理想低通滤波器"的频率响应，其单位冲激响应 $h(t)$ 为

$$\begin{aligned}
h(t) &= \mathcal{F}^{-1}(H(\omega)) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} H(\omega) e^{j\omega t} d\omega \\
&= \frac{1}{2\pi} \int_{-\omega_m}^{+\omega_m} T_s e^{j\omega t} d\omega \\
&= \frac{T_s}{2\pi} \left(\frac{1}{j\omega} e^{j\omega t} \right)_{-\omega_s}^{+\omega_s} \\
&= \frac{1}{jt} (e^{j\omega_s t} - e^{-j\omega_s t}) \\
&= \frac{1}{jt} 2j \sin(\omega_s t) \\
&= 2\omega_s \frac{\sin(\omega_s t)}{\omega_s t}
\end{aligned} \tag{2-25}$$

定义符号 $Sa(t) = \frac{\sin(t)}{t}$, $sinc(t) = \frac{\sin(\pi t)}{\pi t}$

- 此章节的推导结论非常重要，将会在后续的 ZT , $DTFT$ 和 DFT 章节频繁用到，显然**抽样信号就是离散信号**！

注意：以上CFS、CFT、LT以及抽样信号的傅立叶变换都是在处理**无限长连续时间信号**的分析方法。

2.5 ZT(Z变换)-抽样信号的拉普拉斯变换

- 适用信号:无限长序列.

2.5.1 ZT变换导出(抽样信号的拉普拉斯变换)

- 对于连续时间信号 $f(t)$ 进行符合采样定理的等间隔采样($p(t)$)得到 $f_{T_s}(nT_s)$

$$\begin{aligned}
p(t) &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta(t - nT_s) \\
f_{T_s}(nT_s) &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} f(t - nT_s) \delta(t - nT_s)
\end{aligned}$$

- 对 $f_{T_s}(nT_s)$ 进行拉普拉斯变换

$$\begin{aligned}
\mathcal{L}(f_{T_s}(nT_s)) &= \int_{-\infty}^{+\infty} dt e^{-st} \sum_{n=-\infty}^{\infty} f(t - nT_s) \delta(t - nT_s) \\
&= \int_{-\infty}^{+\infty} \left[\sum_{n=-\infty}^{+\infty} f(t - nT_s) \delta(t - nT_s) \right] e^{-st} dt \\
&= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} f(t - nT_s) e^{-snT_s}
\end{aligned}$$

- 令 $z = e^{sT_s}$, 则定义了序列的 z 变换 (抽样信号的拉普拉斯变换)

$$\begin{aligned}
x(n) &= f(t - nT_s) \\
Z(n) = \mathcal{Z}(x(n)) &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(n) z^{-n}
\end{aligned}$$

- 根据 (2-22) 推广离散序列的情况, 可以得到 z 变换对

$$\left\{ \begin{aligned} X(z) &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(n) z^{-n} \\ x(n) &= \frac{1}{2\pi j} \int_c X(z) z^{n-1} dz, c \in (R_{x^-}, R_{x^+}) \end{aligned} \right. \quad (2-26)$$

- 如 (2-26) 所示, 逆 z 变换是一个复变函数中的围线积分, 直接计算一般复杂, 所以对于常用函数的 z 变换对和性质, 一般需要读者熟悉:

$$\begin{aligned}
\delta(n) &= \begin{cases} = 1, (n \geq 0) \\ = 0, (n < 0) \end{cases} \\
\mathcal{Z}(\delta(n)) &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta(n) z^{-n} = 1 \\
u(n) &= \begin{cases} 1, (n \geq 0) \\ 0, (n < 0) \end{cases} \\
\mathcal{Z}(u(n)) &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} u(n) z^{-n} \\
&= \sum_{n=0}^{+\infty} z^{-n} \\
&= \frac{1}{1 - z^{-1}}, (|z| > 1) \\
x(n) = nu(n) &= \begin{cases} n, (n \geq 0) \\ 0, (n < 0) \end{cases} \\
\mathcal{Z}(x(n)) &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} (nz) z^{-n} \\
&= \frac{z}{(z - 1)^2}, (|z| > 1)
\end{aligned}$$

$$x(n) = a^n u(n) = \begin{cases} a^n, & (n \geq 0) \\ 0, & (n < 0) \end{cases}$$

$$\mathcal{Z}(x(n)) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} n z^{-n}$$

$$= \frac{z}{(z-1)^2}, (|z| > 1)$$

2.5.2 ZT变换应用举例

- 在连续时间系统中，信号是时间变量的连续函数，系统可用**微分积分方程式**来表示，LT变换就是用来求解微分方程中 $y(t)$ 的有效工具。
- 对于离散时间系统，信号的变量 n 是离散的整数值，因此一个**信号扭曲系统**(笔者瞎取的名，所谓扭曲就是把 $x(n)$ "变成" $y(n)$ 的信号处理系统)的特性常常用该系统的单位冲击响应 $h(n)$ 或其 z 变换来表示， $h(n)$ 本身由差分方程表示，而使用 z 变换是求解差分方程的重要方法。
- 应用 z 变换来求斐波那契数列的通项公式,已知:

$$x(0) = 1, x(1) = 1, x(2) = 2, x(n) = x(n-1) + x(n-2), n \geq 2:$$

$$\mathcal{Z}(x(n)) = \mathcal{Z}(x(n-1)) + \mathcal{Z}(x(n-2)) \quad (2-27)$$

$$X(z) = z^{-1}X(z) + z^{-2}X(z)$$

$$X(z) = \frac{z^2}{z^2 - z - 1} = \frac{z^2}{(z - \frac{1+\sqrt{5}}{2})(z - \frac{1-\sqrt{5}}{2})}$$

$$\frac{X(z)}{z} = \frac{A_1}{(z - \frac{1+\sqrt{5}}{2})} + \frac{A_2}{(z - \frac{1-\sqrt{5}}{2})}$$

$$A_1(z - \frac{1-\sqrt{5}}{2}) + A_2(z - \frac{1+\sqrt{5}}{2}) = z + 0$$

$$A_1 + A_2 = 1$$

$$A_1(1 - \sqrt{5}) + A_2(1 + \sqrt{5}) = 0$$

$$A_1 = \frac{\sqrt{5} + 1}{2\sqrt{5}}$$

$$A_2 = \frac{\sqrt{5} - 1}{2\sqrt{5}}$$

$$\begin{aligned} x(n) &= \mathcal{Z}^{-1}(X(z)) = \mathcal{Z}^{-1} \left[\frac{A_1}{(z - \frac{1+\sqrt{5}}{2})} z + \frac{A_2}{(z - \frac{1-\sqrt{5}}{2})} z \right] \\ &= \left[A_1 \left(\frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)^n + A_2 \left(\frac{1-\sqrt{5}}{2} \right)^n \right] u(n) \\ &= \left[\frac{\sqrt{5}+1}{2\sqrt{5}} \left(\frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)^n + \frac{\sqrt{5}-1}{2\sqrt{5}} \left(\frac{1-\sqrt{5}}{2} \right)^n \right] u(n) \\ &= \frac{1}{\sqrt{5}} \left[\left(\frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)^{n+1} - \left(\frac{1-\sqrt{5}}{2} \right)^{n+1} \right] u(n) \end{aligned}$$

2.6 序列的傅立叶变换(DTFT)

- 适用信号：无限长序列。

2.6.1 DTFT的导出

- 根据LT,ZT的导出过程
 - 当 $s = j\omega$ 时, 序列的LT就是序列的CFT.
- 令 $s = j\omega$
 - $z = e^{sT_s}$
 - $s = \frac{\ln(z)}{T_s} = j\omega$
 - $z = e^{j\omega T_s}$
 - 令 $\Omega = \omega T_s$

- 即当 $z = e^{j\Omega}$ 时, 序列的ZT就是序列的LT, 也就是序列的CFT.
- 根据以上特性, 我们可以通过序列的Z变换来定义序列的傅立叶变换

$$\begin{aligned}
 X(e^{j\Omega}) &= X(Z)|_{z=e^{j\Omega}} = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(n)e^{-jn\Omega} \\
 x(n) &= \frac{1}{2\pi j} \oint_{|z|=1} X(z)z^{n-1} dz \\
 &= \frac{1}{2\pi j} \oint_{|z|=1} X(e^{j\Omega})e^{(n-1)j\Omega} de^{j\Omega} \\
 &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} X(e^{j\Omega})e^{jn\Omega} d\Omega
 \end{aligned} \tag{2-28}$$

- $X(e^{j\omega})$ 表示 $x(n)$ 的频域特性, 也称为 $x(n)$ 的频谱, 可以分为幅度谱和相位谱, 两者都是 ω 的连续函数.
- 显然 $e^{j\omega}$ 是变量为 ω 以 2π 为周期的周期性函数, 所以 $X(e^{j\omega})$ 也是以 2π 为周期的周期函数.
- 根据新的频率定义 $\Omega = \omega T_s, \omega \in [-\pi, \pi)$, 可以得到

$$\begin{aligned}
 \Omega &= \omega T_s \\
 &= \frac{\omega}{f_s} \\
 &= 2\pi \frac{f}{f_s}
 \end{aligned}$$

由于 $\omega \in [-\pi, \pi)$, 所以 $f \in [-\frac{f_s}{2}, \frac{f_s}{2}]$

这也与之前的采样频率相关结论相吻合, 以 f_s 为采样频率的信号, 其频谱能分辨的频率范围为 $[-\frac{f_s}{2}, \frac{f_s}{2}]$.

- 根据周期性和共轭对称性, 在逆变换中如果我们选择的是 $[0, 2\pi)$ 的积分区间的话, 幅度谱应该关于 $\Omega = \pi$ 偶对称, 相位谱应关于 $\Omega = \pi$ 奇对称, 这个结论很重要, 在DFT向FFT优化过程中也会用到.

2.7 离散傅立叶级数(DFS)和离散傅立叶变换(DFT)

- 为什么会引入DFS和DFT?

研究无限长的连续信号或离散信号, 理论意义大于物理意义, 在实际的数值计算中, 我们无法保存一个无限长的信号, 也无法对一个无限长的信号作变换. 如果我们把我们能收集到的信号作为序列的一部分, 而其他部分全置0, 再做相应变换, 得到的谱又不能很好的反映原信号的频谱特征.

DFS是我们的工具;

DFT是我们的目标.

- 离散傅立叶级数(DFS)
- 适用信号: 周期性离散信号.
 - 对于一个周期为 T_1 的周期序列 $x(t)$, 则有傅立叶级数变换对(回去复习前面的CFS, 只是将频率表示做了拆分)

$$\begin{aligned}
X(kf_1) &= \frac{1}{T_s} \int_{T_1} x(t) e^{-2\pi k T_s f_1 t} dt \\
x(t) &= \sum_{k=-\infty}^{+\infty} X(kf_1) e^{j2\pi k f_1 t} \\
f_1 &= \frac{1}{T_1}
\end{aligned} \tag{2-29}$$

从上面可以知道，周期性的连续时间信号对应于非周期且离散的频率分量。

- 对于非周期的离散时间函数 $x(nT_s)$ ，则有DTFT变换对(上一节就是，这里只是把频率表示做了拆分)

$$\begin{aligned}
X(f) &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(nT_s) e^{-j2\pi n f T_s} \\
x(nT_s) &= \frac{1}{f_s} \int_{f_s} X(f) e^{j2\pi n f T_s} df \\
f_s &= \frac{1}{T_s}
\end{aligned} \tag{2-30}$$

从上面可知，非周期的离散时间信号对应于周期性的连续频率分量。

- 那周期性的离散时间信号了？
 - 对照 (2-30)的等式，由于离散信号也呈了周期性，故级数求和需要限制在一个周期 N 内。

$$X(kf_1) = \sum_{n=0}^{N-1} x(nT_s) e^{-j2\pi n k T_s f_1}$$

根据 (2-29)的结论，时域的周期性在频率域将反映为离散谱，对于 (2-30)中逆变换可以改写为

$$\begin{aligned}
df &\rightarrow f_1 = \frac{f_s}{N} \\
f &\rightarrow kf_1 \\
\int_{f_s} &\rightarrow \sum_{k=0}^{N-1} \\
x(nT_s) &= \frac{1}{f_s} \sum_{k=0}^{N-1} X(kf_1) e^{j2\pi n k T_s f_1} \frac{f_s}{N} \\
&= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(kf_1) e^{j2\pi n k T_s f_1}
\end{aligned}$$

得到了离散傅立叶级数变换对

$$\begin{aligned}
X(kf_1) &= \sum_{n=0}^{N-1} x(nT_s) e^{-j(\frac{2\pi}{N})nk} \\
x(nT_s) &= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(kf_1) e^{j(\frac{2\pi}{N})nk} \\
\frac{T_1}{T_s} &= N
\end{aligned} \tag{2-31}$$

- 我们的变换合理吗？需要把 (2-31)的正变换式子中 $X(kf_1)$ 带入逆变换等式，若等式还是相当，则我们的变换才是合理的，验证：

$$\begin{aligned} x(mT_s) &= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \left[\sum_{n=0}^{N-1} x(nT_s) e^{-j\frac{2\pi}{N}nk} \right] e^{j\frac{2\pi}{N}mk} \\ &= \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} \left[x(nT_s) \sum_{k=0}^{N-1} e^{jk(\frac{2\pi}{N})(m-n)} \right] \end{aligned} \quad (2-32)$$

令 $G = e^{j(\frac{2\pi}{N})(m-n)}$,则

$$\sum_{k=0}^{N-1} G^k = \begin{cases} \frac{1-G^N}{1-G}, & (G \neq 1) \\ N, & (G = 1) \end{cases}$$

由于 $m, n \in \mathcal{Z}$,所以 $G^N = 1$,当 $m \neq n$ 时, 由于 $G^N = 1$ 而 $G \neq 1$,可以知道

$$\sum_{k=0}^{N-1} G^k = 0, (m \neq n)$$

当 $m = n$ 时, $G^N = 1$ 且 $G = 1$

$$\sum_{k=0}^{N-1} G^k = N$$

在 (2-32)中, 只有当 $m = n$ 时, 两次求和才能取到 N 值, 其余各项为0, 所以

$$\frac{1}{N} N x(mT_s) = x(mT_s)$$

显然, 变换队的正确性得到证明, 式 (2-31)能够对离散周期信号进行傅立叶级数分解.

• 离散傅立叶变换(DFT)

- 适用信号：有限长信号
- 周期离散信号无法进行双边 z 变换，正如周期连续信号不能进行双边拉氏变换。
- 周期连续信号可以连续时间傅立叶级数(CFS)来表示，周期离散序列可以用离散傅立叶级数(DFS)来表示。
- 对于周期序列

$$x_p(n) = x_p(n + rN), r \in \mathcal{Z}$$

其DFS变换对 (2-31)可以改简写

$$\begin{aligned} nT_s &\rightarrow n \\ kf_1 &\rightarrow k \\ X_p(k) &= \sum_{n=0}^{N-1} x_p(n) e^{-j(\frac{2\pi}{N})nk} \\ x_p(n) &= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X_p(k) e^{j(\frac{2\pi}{N})nk} \end{aligned} \quad (2-33)$$

显然 $e^{j(\frac{2\pi}{N})n}$ 是周期序列的基频成分, $e^{j(\frac{2\pi}{N})nk}$ 即 k 谐波分量, 各次谐波的系数为 $X_p(k)$,显然根据复指数的性质, $e^{j(\frac{2\pi}{N})n(k+N)} = e^{j(\frac{2\pi}{N})nk} e^{j2\pi nk} = e^{j(\frac{2\pi}{N})nk}$,所以在所有谐波成分中只有 N 个是独立的.

- 周期序列虽然是无限长序列，但是只要知道了一个周期的内容，其余时刻的全部情况均可知道，周期性无限长序列实际上只有 N 个点由信息，我们可以利用这种特点将离散傅立叶级数向离散傅立叶变换过渡。
- 引入符号 $W = W_N = e^{-j(\frac{2\pi}{N})}$
- 离散傅立叶级数变换对可以写作

$$\begin{aligned} DFS[x_p(n)] &= X_p(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x_p(n)W^{nk} \\ IDFS[X_p(k)] &= x_p(n) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X_p(k)W^{-nk} \end{aligned} \quad (2-34)$$

- 对于有限长序列，它在 $n = 0$ 到 $N - 1$ 共有 N 个点取值，其余处处皆为0

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

引入一个 $x_p(n)$ ，它是以 N 为周期将有限长序列 $x(n)$ 沿拓而成，及满足 $x_p(n) = \sum_r x(n + rN), r \in (Z)$

- 对于 $x_p(n)$ ，定义它的第一个周期 $0 \leq n \leq N - 1$ 为“主值区间”， $x_p(n)$ 是 $x(n)$ 的周期沿拓， $x(n)$ 是 $x_p(n)$ 的主值区间序列。
- 显然对于 (2-24)，正负变换都是以 N 为周期的周期序列，在时间域和频率域都是离散的。
- 对于 $x_p(t)$ 取主值序列就是 $x(n)$ ，对 $X_p(k)$ 取主值序列就是 $(X_p(k))_N$ ；
- 由此定义了有限长序列的离散傅立叶变换：

$$\begin{aligned} X(k) &= DFT[x(n)] = \sum_{n=0}^{N-1} x(n)W^{nk}, (0 \leq k \leq N - 1) \\ x(n) &= IDFT[X(k)] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k)W^{-nk}, (0 \leq n \leq N - 1) \end{aligned} \quad (2-35)$$

- 离散傅立叶变换(DFT)的物理意义：
 - DFT是特殊的DFS，DFS是特殊的DTFT，根据在本文中2.6.1中的结论， $X(k)$ 也一定关于 $k = \frac{N}{2}$ 这根轴共轭对称(不然在逆变换恢复成 $x(n)$ 时，无法抵消复数分量)；
- N 个点的有限长序列，可以分解成 $\frac{N}{2}$ 个独立复指数信号的频率分量的叠加，其下标 k 和模拟频率($f : Hz$)的对应关系在满足奈奎斯特采样定理的条件下(不考虑频域混叠)与采样频率 f_s 有关；
 - 让我们回到简化前的DFS，等式 (2-31)。
- $k = 0$ 时，显然是直流分量
 - $0 < k < \frac{N}{2}$ 时， k 对应的模拟频率 $kf_1 = \frac{k}{N}f_s$
- $\frac{N}{2} \leq k \leq N - 1$ 时，这部分频率分量会折叠到频谱的前半部分，并不能表示 $f > \frac{f_s}{2}$ 的频率成分。
 - 频率分辨率： $\Delta f = f_1 = \frac{1}{N}f_s$

2.8 快速傅立叶变换(FFT)

快速傅立叶变换是DFT计算的一种优化算法，由于在变换域的推导上没有新的知识延伸，本文不做讲解。

REF:

1. [傅立叶变换家族族谱\(CFS、CFT、DFS、DTFT、DFT、FFT、Z](#)
2. [傅立叶变换的推导](#)
3. [周期信号的傅立叶变换](#)
4. [信号与系统 郑君里 第二版](#)
5. [各种变换研究的问题和之间的联系](#)
6. [FFT递归实现](#)
7. [FFT迭代实现](#)