

香农小波

Dezeming Family

2022 年 4 月 28 日

DezemingFamily 系列书和小册子因为是电子书，所以可以很方便地进行修改和重新发布。如果您获得了 DezemingFamily 的系列书，可以从我们的网站 [<https://dezeming.top/>] 找到最新版。对书的内容建议和出现的错误欢迎在网站留言。

目录

一 香农小波的引入	1
1.1 香农采样定理	1
1.2 定义 $\phi(t)$	1
1.3 定义 $\phi_{(j,k)}(t)$	2
1.4 香农小波	2
二 多分辨分析总结	2
2.1 空间分解与重构	3
2.2 我们已经了解过的小波	3
参考文献	3

一 香农小波的引入

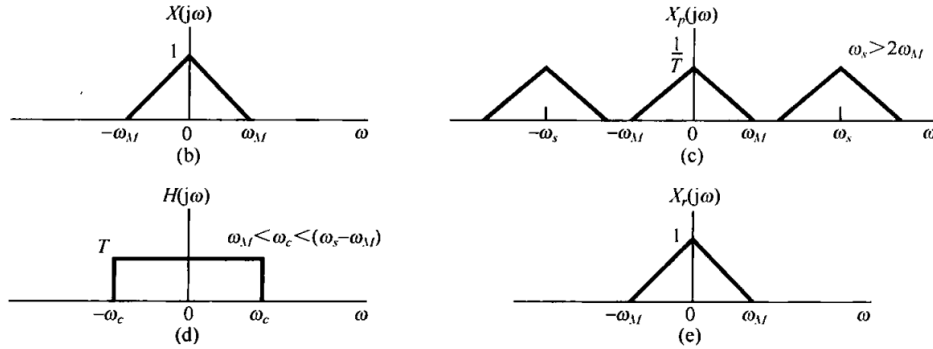
前面举例使用的 Haar 小波是 1909 由 Haar 提出的小波，而香农小波才是多分辨分析的产物——由 Meyer 构造出来。我们通过研究香农小波，可以更好地理解一般意义上的多分辨分析。

香农小波有很多种形式，我们研究的是一般的推导过程。

1.1 香农采样定理

香农采样定理又叫 Nyquist 采样定理（其实就是 Nyquist 发现的），具体解释可以参考 DezemingFamily 的《采样定理》，我们只解释一下结论。

设信号最高频率为 ω_M 。假设采样周期为 T ，则采样频率就是 $\omega_s = \frac{2\pi}{T}$ 。设重建时低通滤波器 $H(\omega)$ 的大于 0 的区间是 $[-\omega_c, \omega_c]$ ：



重建信号 $x_r(t)$ 为：

$$\begin{aligned} x_r(t) &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(nT) \frac{\omega_c T}{\pi} \left(\frac{\sin(\omega_c(t - nT))}{\omega_c(t - nT)} \right) \\ &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(nT) \frac{2\omega_c}{\omega_s} \left(\frac{\sin(\omega_c(t - nT))}{\omega_c(t - nT)} \right) \end{aligned} \quad (1.1)$$

一般我们会让 $\omega_c = \frac{\omega_s}{2}$ ，得到：

$$\begin{aligned} x_r(t) &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(nT) \left(\frac{\sin(\omega_c(t - nT))}{\omega_c(t - nT)} \right) \\ \omega_c &> \omega_M \end{aligned} \quad (1.2)$$

1.2 定义 $\phi(t)$

通过上式，我想很多人都能看出一些端倪。我们令 $\omega_c = \pi$ ，采样间隔 T 可以写为：

$$\begin{aligned} \omega_s &= \frac{2\pi}{T} > 2\omega_M \\ \omega_c &\geq \omega_M \\ \omega_c &= \frac{1}{2}\omega_s = \frac{1}{2} \frac{2\pi}{T} = \frac{\pi}{T} \end{aligned} \quad (1.3)$$

$$\omega_c = \pi \implies T = 1 \quad (1.4)$$

进而得到：

$$\begin{aligned} x_r(t) &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(n) \left(\frac{\sin(\pi(t - n))}{\pi(t - n)} \right) \\ &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(n) \phi(t - n) \\ \phi(t) &= \frac{\sin(\pi t)}{\pi t} \end{aligned} \quad (1.5)$$

$\phi(t)$ 的整数平移是否构成标准正交系呢? 首先证明其正交性:

$$\begin{aligned}\langle \phi(t-n), \phi(t-m) \rangle &= \int_{-\infty}^{+\infty} \phi(t-n) \overline{\phi(t-m)} dt \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} [\widehat{\phi}(\omega) e^{-in\omega}] \overline{[\widehat{\phi}(\omega) e^{-im\omega}]} d\omega \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} |\widehat{\phi}(\omega)|^2 e^{-i(n-m)\omega} d\omega\end{aligned}\quad (一.6)$$

由于 $\phi(t)$ 是 *sinc* 函数, 所以 $\widehat{\phi}(\omega)$ 是一个矩形函数, 只在某一段 (在 $(-\pi, \pi)$ 区间内) 的值不为 0, 因此:

$$\langle \phi(t-n), \phi(t-m) \rangle = \begin{cases} 0, & n \neq m \\ 1, & n = m \end{cases}\quad (一.7)$$

现在, 只要最大频率 ω_M 小于 π 的函数, 都在 $\{\phi(t-kn)\}_{k \in \mathbb{Z}}$ 构成的函数空间 (设为 \mathcal{V}_0) 中。

1.3 定义 $\phi_{(j,k)}(t)$

令 $\omega_c = 2^j \pi$, 则 \mathcal{V}_j 构成线性子空间:

$$\mathcal{V}_j = \{f(t), \text{ if } |\omega| > 2^j \pi \Rightarrow \widehat{f}(\omega) = 0\}\quad (一.8)$$

$f(t)$ 可以这么表示:

$$\begin{aligned}f(t) &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} f(2^{-j}n) \left(\frac{\sin(\pi(2^j t - n))}{\pi(2^j t - n)} \right) \\ &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} 2^{-\frac{j}{2}} f(2^{-j}n) 2^{\frac{j}{2}} \phi(2^j t - n) \\ &= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} 2^{-\frac{j}{2}} f(2^{-j}n) \phi_{(j,n)}(t)\end{aligned}$$

当 $j \rightarrow +\infty$ 时, $\mathcal{V}_j \rightarrow \mathcal{L}^2(\mathbb{R})$ 空间, 而此时:

$$\phi_{(j,0)}(t) \rightarrow \delta(t)\quad (一.9)$$

此时 $f(t)$ 可以写作:

$$f(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(u) * \delta(u-t) du\quad (一.10)$$

1.4 香农小波

用香农采样定义的 \mathcal{V}_0 包含了所有频率带宽在 $(-\pi, \pi)$ 之间的信号; \mathcal{V}_1 则包含了频率带宽在 $(-2\pi, 2\pi)$ 之间的信号。因此我们可以定义 \mathcal{W}_0 , 即频率带宽在 $(-2\pi, \pi) \cup [\pi, 2\pi)$ 。

香农尺度函数的扩张方程可以在频率对应关系中得到 (我们不再赘述其形式), 然后根据尺度扩张方程的系数 h_k 与小波扩张方程系数 g_k 之间的关系来得到小波扩张方程。

香农小波既可以是复数小波, 也可以是实数小波。但是它并不是紧支撑的 (注意, 事实上带限信号在时域上一定是 $(-\infty, +\infty)$ 上都有值的 [1])。

由于香农小波的和结论并不难, 而且在有了多分辨分析的基础以后, 理解起来会很容易, 所以我们不再去做更深入地分析, 现在香农小波的用途并没有那么广泛, 主要是结合频率来理解多分辨分析。

二 多分辨分析总结

多分辨分析这个小专题我用了一周的业余时间完成。最近科研工作比较紧张, 能够拿出这么多时间也确实不容易, 基本上睡觉前和吃饭时也在构思写作顺序。期间, 在参考不同的书之间, 也对不同书中的描述方法和一些问题做了反复修订。这里最后再做一点总结。

2 1 空间分解与重构

$\mathcal{L}^2(\mathbb{R})$ 空间可以拆分为不同的小波空间：

$$\mathcal{L}^2(\mathbb{R}) = \bigoplus_{j=-\infty}^{+\infty} \mathcal{W}_j \quad (二.1)$$

在平时使用软件做信号分析时（我会在讲完 Daubechies 小波以后专门做一个专题，关于 Python 小波分析），连续小波变换其实处理的也是离散信号，所以移动步长都需要我们自己设置。而连续小波变换的结果是不会很难逆变换恢复到原始信号的（不是说不能，而是处理起来比较麻烦，计算机处理的离散信号一般都是有限序列信号）。

软件中，一般连续小波变换都是人用来分析的，软件处理则是对信号做离散变换，逐级分解，分解完以后再逐级合并，恢复到原始信号。

2 2 我们已经了解过的小波

我们现在一共拥有了两种小波——Haar 小波和香农小波。

Haar 小波的优点在于简单，但是缺点是并非连续函数，有一些不好的特性，例如频率上，可以看到 Haar 尺度函数 $\phi(t)$ 和小波函数 $\psi(t)$ 有较大重叠区域，也就是频率分辨率差。

香农小波优点是连续函数，而且频率分辨率较好（小波函数 $\psi(t)$ 与尺度函数 $\phi(t)$ 的频率完全不重叠），但缺点是非紧支撑，因此工程上都是选择近似的区间。

一直到后来，I.Daubechies 提出了构造层级小波的方法，多分辨分析与小波构造理论基本完全确立——紧支撑的连续正交小波，也是我们的下一个专题。

我相信很多人都听说过小波中的 Mallat 快速算法的描述，即先卷积，再抽取（抽二采样）。我本想放在 Daubechies 小波之后再讲解 Mallat 快速算法，但好像很多时候我们都是直接使用快速算法，而不必了解小波的具体形式，因此，在介绍下一个专题之前，我们用一篇文章来介绍 Mallat 快速算法。

参考文献

- [1] [<https://baike.baidu.com/item/%E9%A6%99%E5%86%9C%E5%B0%8F%E6%B3%A2/22781985>]