

初识 Daubechies 小波

Dezeming Family

2022 年 5 月 8 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 引子	1
1 1 一些前提	1
1 2 附加条件	1
二 构建 $S(\omega)$	2
2 1 寻找 $S(\omega)$ 的基本方法	2
2 2 寻找 $P(y)$ 的基本方法	2
2 3 Spectral Factorization	3
三 例子	3
参考文献	4

一 引子

Daubechies 小波是多分辨分析的集大成者，也是我们通常使用最广泛的小波。但是一般的数学书介绍得过于复杂难懂，对于数学应用者来说很不友好。本文将那些复杂的概念剥离，只介绍最核心的部分，让读者能够轻松地快速掌握 Daubechies 小波分析。为了后面描述简洁，我们把 Daubechies 小波简写为 DB 小波。

1.1 一些前提

Haar 小波并不是连续的，我们希望小波保持一定的连续性，而小波的连续性与尺度函数的连续性有一定的关系。

所谓连续性，比如在某处 C^0 连续表示在该处左右极限一致； C^1 连续表示在该点左右的导数也一致（可导）。

Daubechies 发现，如果要保证 $\phi(t) \in C^{N-1}(\mathbb{R})$ ，则 $H(\omega)$ 需要满足一定的关系：

$$H(\omega) = \frac{1}{\sqrt{2}} \sum_{k \in \mathbb{Z}} h_k e^{-ik\omega} = \left(\frac{1 + e^{-i\omega}}{2} \right)^N S(\omega) \quad (1.1)$$

$$S(\omega) = \sum_{k=0}^A a_k e^{-ik\omega} \quad (1.2)$$

同时，我们需要注意多分辨分析需要满足：

$$|H(\omega)|^2 + |H(\omega + \pi)|^2 = 1 \quad \text{all } \omega \in \mathbb{R} \quad (1.3)$$

1.2 附加条件

注意我们在《多分辨分析的频域分析》中提到过，如果 $\phi(t)$ 是紧支撑的，并且能够生成多分辨分析，则如果：

$$H(\omega) = \frac{1}{\sqrt{2}} \sum_{k=0}^N h_k e^{-ik\omega} \quad (1.4)$$

那么 $\phi(t)$ 的支撑就是 $[0, N]$ 。因此，对于式子 1.2， A 小则说明尺度滤波器 \mathbf{h} 很短，因此离散小波变换的速度也会更快。

当：

$$H(\omega) = \frac{1}{\sqrt{2}} \sum_{k=0}^N h_k e^{-ik\omega}, \quad N < +\infty \quad (1.5)$$

我们把 N 叫做 $H(\omega)$ 的度 (degree)。

我们再补充一条理论。当用 $H(z), z = e^{-i\omega}$ 来表示时，若：

$$|H(z)|^2 + |H(-z)|^2 = 1 \quad (1.6)$$

则 $H(z)$ 一定包含一个因子 $1 + z$ （证明也很简单）。

假设 $H(\omega)$ 的度有限， $H(0) = 1$ ，且 $H(z) = \left(\frac{1+z}{2} \right)^N S(z)$ ，其中：

$$\max_{|z|=1} |S(z)| \leq 2^{N-1} \quad (1.7)$$

则 $H(\omega)$ 对应的尺度函数 $\phi(t)$ 可以构成一个多分辨分析。这也是一个限制条件，要求 A 尽可能小一些。

二 构建 $S(\omega)$

2.1 寻找 $S(\omega)$ 的基本方法

我们往下推导一下：

$$|H(\omega)|^2 + |H(\omega + \pi)|^2 = 1 \quad \text{all } \omega \in \mathbb{R}$$

$$\left| \left(\frac{1 + e^{-i\omega}}{2} \right)^N S(\omega) \right|^2 + \left| \left(\frac{1 + e^{-i(\omega + \pi)}}{2} \right)^N S(\omega + \pi) \right|^2 \quad (二.1)$$

$$\Rightarrow \left(\cos^2 \left(\frac{\omega}{2} \right) \right)^N |S(\omega)|^2 + \left(\sin^2 \left(\frac{\omega}{2} \right) \right)^N |S(\omega + \pi)|^2 = 1 \quad (二.2)$$

设 $L(\omega) = |S(\omega)|^2$ ，有以下一些性质：

$$L(\omega) = |S(\omega)|^2 = S(\omega) \overline{S(\omega)} = S(\omega) S(-\omega) \quad (二.3)$$

$$L(\omega) = L(-\omega) \quad (二.4)$$

由于 $L(\omega)$ 是一个复指数多项式，而且是偶函数，所以它可以写为一系列 $\cos(j\omega)$ 的和的形式：

$$L(\omega) = c_0 + 2 \sum_{j=1}^A c_j \cos(j\omega) \quad (二.5)$$

再考虑一些性质，即对于某个三角函数 $\cos(k\omega)$ ，它可以写为 $\cos(\omega)$ 的多项式形式，例如 $\cos(3x) = 4\cos^3 x - 3\cos x$ ，这个多项式最高次项为 k 次项。于是上式可以写为：

$$L(\omega) = \sum_{k=0}^A d_k \cos^k(\omega) = \sum_{k=0}^A d_k \left(1 - 2 \sin^2 \left(\frac{\omega}{2} \right) \right)^k \quad (二.6)$$

令 $y = \sin^2(\frac{\omega}{2})$ ，则 $y \in [0, 1]$ ，多项式写为：

$$P(y) = \sum_{k=0}^A d_k (1 - 2y)^k \quad (二.7)$$

之后，我们根据一些关系：

$$\cos^2 \left(\frac{\omega}{2} \right) = 1 - \sin^2 \left(\frac{\omega}{2} \right)$$

$$\cos(\omega + \pi) = 1 - y$$

就能得到：

$$(1 - y)^N P(y) + y^N P(1 - y) = 1 \quad (二.8)$$

找出一个多项式 $P(y)$ 相对来说比较直接，而找到 $P(y)$ 以后，就可以反推得到 $|S(\omega)|^2$ 了，之后根据 spectral factorization 操作（我们会在后面作简单介绍）来得到 $S(\omega)$ ，并最终在给定的 N 下得到 $H(\omega)$ 。

2.2 寻找 $P(y)$ 的基本方法

在数论中，有一个性质，如果两个数 a 和 b 没有非平凡公因子（即除以 1 以外的公因子），则会存在特定的整数 p 和 q ，满足 $a \cdot p + b \cdot q = 1$ 。例如 $10 \times 19 + 63 \times (-3) = 1$ [1]。

对于多项式也有类似的性质，如果两个多项式 $P(y)$ 和 $Q(y)$ 级数为 $N - 1$ ，并且满足：

$$(1 - y)^N \cdot P(y) + y^N \cdot Q(y) = 1 \quad (二.9)$$

多项式 $P(y)$ 和 $Q(y)$ 就可以表示为：

$$P(y) = \sum_{k=0}^{N-1} \binom{2N-1}{k} y^k (1 - y)^{N-1-k}$$

$$Q(y) = P(1 - y)$$

特例，当 $N = 2$ 时， $P(y) = 1 + 2y$ ，当 $N = 3$ 时， $P(y) = 1 + 3y + 6y^2$ 。

注意我们需要保证 $P(y)$ 的值是非负的，注意 $y = \sin^2(\frac{\omega}{2}) \in [0, 1]$ ，而只要 $y \in [0, 1]$ ，则 $P(y)$ 就一定非负的（这需要证明，但并不难）。

由于 $L(\omega) = P(y)$ ，且 $y = \sin^2(\frac{\omega}{2}) = \frac{1 - \cos \omega}{2}$ ，所以：

$$L(\omega) = \sum_{k=0}^{N-1} \binom{2N-1}{k} \left(\frac{1 - \cos \omega}{2} \right)^k \left(\frac{1 + \cos \omega}{2} \right)^{N-1-k} \quad (二.10)$$

2.3 Spectral Factorization

该操作将 $L(\omega) = |S(\omega)|^2$ 变为 $S(\omega)$ ，具体过程颇为繁琐，所以不再细讲，这里只是为了整个流程的完整性，所以最后提一句。

注意 $L(\omega) = S(\omega)S(-\omega)$ ，经过一定的数学转化，最终可以得到 $S(\omega)$ 的求解式。得到的 $S(\omega)$ 可以写为：

$$S(\omega) = \sum_{k=0}^{N-1} a_k e^{-ik\omega} \quad (二.11)$$

最终得到这种形式的 $H(\omega)$ ：

$$\begin{aligned} H(\omega) &= \left(\frac{1 + e^{-i\omega}}{2} \right)^N S(\omega) \\ &= \left(\frac{1 + e^{-i\omega}}{2} \right)^N \sum_{k=0}^{N-1} a_k e^{-ik\omega} \end{aligned} \quad (二.12)$$

大家如果不太明白为什么后面是 $N - 1$ 次幂也没有什么关系，这是在一定的推导中得到的（首先定义 N ，然后得到 $P(N)$ ，最后求解出 $S(\omega)$ ，系数就是 $N - 1$ ）。最后 $H(\omega)$ 就可以写为：

$$H(\omega) = \frac{1}{\sqrt{2}} \sum_{k=0}^{2N-1} h_k e^{-ik\omega} \quad (二.13)$$

这个结果并不是完全唯一的。事实上，在应用中一般会把系数反转（反转以后仍然满足之前的条件），这样就可以写为：

$$\begin{aligned} H^*(\omega) &= \frac{1}{\sqrt{2}} \sum_{k=0}^{2N-1} h_{2N-1-k} e^{-ik\omega} \\ H^*(\omega) &= e^{-(2N-1)i\omega} \overline{H(\omega)} \end{aligned} \quad (二.14)$$

$H(\omega)$ 的系数从 0 到 $2N - 1$ ，一共有 $2N$ 个，即对应的 Daubechies 尺度滤波器的长度是 $2N$ 。

三 例子

当 $N = 1$ 时， $H(e^{-i\omega}) = \frac{1+e^{-i\omega}}{2}$ ，就是 Haar 小波。

对于六级 (six-tap) DB 小波，设 $N = 3$ ，得到 $P(y) = 1 + 3y + 6y^2$ 。经过一系列操作，得到：

$$\begin{aligned} H(\omega) &= \left(\frac{1 + e^{-i\omega}}{2} \right)^3 F(e^{-i\omega}) \\ &= 0.0249086 - 0.0604169e^{-i\omega} - 0.095467e^{-2i\omega} \\ &\quad + 0.325186e^{-3i\omega} + 0.570563e^{-4i\omega} + 0.235235e^{-5i\omega} \end{aligned} \quad (三.1)$$

滤波器系数还要乘以 $\sqrt{2}$ ，最终得到六个尺度系数 h_k 。此时的滤波器系数叫做“four-tap” DA scaling filter。

之后，再根据 $g_k = (-1)^k h_{1-k}$ 就能得到小波滤波器 g 的系数。我们给出 $D4$ 到 $D10$ 的全部小波滤波器系数和尺度滤波器系数：

Coiflet filter g_k, h_k	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
h_4	0.4829629131445	0.836516303	0.22414386	-0.129409522						
g_4	-0.129409522551	-0.22414386	0.83651630	-0.482962913						
h_6	0.3326705529500	0.80689150	0.45987750	-0.135011020	-0.08544127	0.03522629				
g_6	0.0352262918857	0.08544127	-0.13501102	-0.459877502	0.806891509	-0.33267055				
h_8	0.2303778133088	0.71484657	0.63088076	-0.027983769	-0.187034811	0.030841381	0.032883011	-0.0105974017		
g_8	-0.0105974017850	-0.03288301	0.03084138	0.1870348117	-0.027983769	-0.630880767	0.714846570	-0.2303778133		
h_{10}	0.1601023979741	0.60382926	0.72430852	0.1384281459	-0.242294887	-0.032244869	0.077571493	-0.0062414902	-0.012580751	0.003335725
g_{10}	0.0033357252854	0.012580751	-0.0062414	-0.077571493	-0.032244869	0.2422948870	0.138428145	-0.7243085284	0.6038292697	-0.16010239

注意一般在 matlab 或者 python 上 DB 则是另一种解释，即定义 tap 为 A ，即 $A = 2$ 时，DB2 为 $D4$ 小波； $A = 3$ 时，DB3 为 $D6$ 小波。我们一定要注意这种写法。我们可能会在 wiki 上看到这样的 DB 小波系数：

Scaling Coefficient p_k	db1 (Haar)	db2	db3	db4	db5
p_0	1	0.6830127	0.47046721	0.32580343	0.22641898
p_1	1	1.1830127	1.14111692	1.01094572	0.85394354
p_2		0.3169873	0.650365	0.8922014	1.02432694
p_3		-0.1830127	-0.19093442	-0.03957503	0.19576696
p_4			-0.12083221	-0.26450717	-0.34265671
p_5			0.0498175	0.0436163	-0.04560113
p_6				0.0465036	0.10970265
p_7				-0.01498699	-0.00882680
p_8					-0.01779187
p_9					4.71742793e-3

它的系数正好跟尺度滤波器系数相差 $\sqrt{2}$ 倍。例如 DB1，也就是 Haar 小波，尺度滤波器系数是 $[\frac{\sqrt{2}}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2}]$ ，而尺度系数就是 $[1, 1]$ 。这一点我们回忆尺度方程和小波方程：

$$\phi(t) = \sum_n h_n \sqrt{2} \phi(2t - n)$$

$$\psi(t) = \sum_n g_n \sqrt{2} \phi(2t - n)$$

即尺度系数为 $\sqrt{2}h_k$ 。

现在，我们已经知道了 DB 小波滤波器怎么构造了，但是我们却忽视了一个很重要的问题：DB 小波长什么样子？怎么得到 DB 小波的母函数呢？我们下一篇文章再进行介绍。

参考文献

- [1] Ruch D K , Fleet P V . Wavelet Theory: An Elementary Approach with Application[M]. John Wiley & Sons, 2009.
- [2] <https://zh.m.wikipedia.org/zh/多贝西小波>