Mallat 快速小波算法

Dezeming Family

2022年5月30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

_	知识回顾	1
	11 尺度方程回顾	
	12 投影与重构	1
=	快速算法的一些解释	2
参	考文献	3

一 知识回顾

本文主要参考了 [1],但该书中, $\mathcal{V}_{j} \supset \mathcal{V}_{j+1}$,与现在主流的小波分解的描述是相反的,所以本文进行了大量的修正(费老大劲了)。

很多文章都不介绍小波分解和 Mallat 快速算法之间的概念问题,而是有时候直接用一个滤波器和下采样操作来介绍。其实,我们前面已经介绍的信号分解和重构算法已经就是 Mallat 算法了,只是我们暂时还没有给出它的一遍表示方式。

11 尺度方程回顾

我们首先回顾一下尺度方程:

$$\phi(t) = \sqrt{2} \sum_{n} h[n]\phi(2t - n) = \sum_{n} h[n]\phi_{(1,n)}(t)$$

$$\psi(t) = \sqrt{2} \sum_{n} g[n]\phi(2t - n) = \sum_{n} g[n]\phi_{(1,n)}(t)$$
(-.1)

将尺度方程对时间进行伸缩和平移,即令 $t = 2^{j}t - k$,可以得到:

$$\phi(2^{j}t - k) = \sqrt{2} \sum_{n} h[n]\phi(2(2^{j}t - k) - n) = \sqrt{2} \sum_{n} h[n]\phi(2^{j+1}t - 2k - n)$$

$$\psi(2^{j}t - k) = \sqrt{2} \sum_{n} g[n]\phi(2(2^{j}t - k) - n) = \sqrt{2} \sum_{n} g[n]\phi(2^{j+1}t - 2k - n)$$
(-.2)

 $\Leftrightarrow m = 2k + n$:

$$\phi(2^{j}t - k) = \sqrt{2} \sum_{m} h[m - 2k] \phi(2^{j+1}t - m)$$

$$\psi(2^{j}t - k) = \sqrt{2} \sum_{m} g[m - 2k] \phi(2^{j+1}t - m)$$
(-.3)

需要注意, $2^{(j+1)/2}\phi(2^{j+1}t-m)$, $m\in\mathbb{Z}$ 是 \mathcal{V}_{j+1} 空间的一组单位正交基。也就是说,对于 \mathcal{V}_{j+1} 空间内的信号而言:

$$f_{j+1}(t) = \sum_{k} c_{j+1,k} 2^{(j+1)/2} \phi(2^{j+1}t - k)$$
 (-.4)

12 投影与重构

将 \mathcal{V}_{i+1} 空间的信号分解一次,投影到 \mathcal{V}_i 和 \mathcal{W}_i 空间:

$$f_{j}(t) = \sum_{k} c_{j,k} 2^{j/2} \phi(2^{j}t - k) + \sum_{k} d_{j,k} 2^{j/2} \psi(2^{j}t - k)$$

$$c_{j,k} = \left\langle f_{j+1}(t), \phi_{j,k}(t) \right\rangle = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{j+1}(t) 2^{j/2} \phi^{*}(2^{j}t - k) dt$$

$$d_{j,k} = \left\langle f_{j+1}(t), \psi_{j,k}(t) \right\rangle = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{j+1}(t) 2^{j/2} \psi^{*}(2^{j}t - k) dt$$

$$(-.5)$$

把一.3式代入到 $c_{j,k}$ 和 $d_{j,k}$ 中的求解式中,可以得到:

$$c_{j,k} = \sum_{m} h[m-2k] \int_{-\infty}^{+\infty} f_{j+1}(t) 2^{(j+1)/2} \phi^*(2^{j+1}t - m)$$
$$d_{j,k} = \sum_{m} g[m-2k] \int_{-\infty}^{+\infty} f_{j+1}(t) 2^{(j+1)/2} \phi^*(2^{j+1}t - m)$$

注意:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f_{j+1}(t) 2^{(j+1)/2} \phi^*(2^{j+1}t - m) = c_{j+1,m}$$

所以可以得到:

$$c_{j,k} = \sum_{m} h[m - 2k] \cdot c_{j+1,m}$$
$$d_{j,k} = \sum_{m} g[m - 2k] \cdot c_{j+1,m}$$

通过类似的推导,得到重构公式:

$$c_{j+1,m} = \sum_{k} c_{j,k} h[m-2k] + \sum_{k} d_{j,k} g[m-2k]$$
 (-.6)

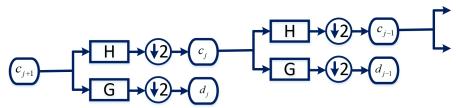
二 快速算法的一些解释

本质来说,我们前面的知识回顾内容已经算是快速算法了,但为了后面引出多孔算法,这里会更详细 地描述一下快速算法,以及在编程时如何实现。

在程序中,信号都是离散的,离散信号如何进行快速分解?本节主要描述的过程就是滤波 + 下采样操作。

H 和 **G** 两个滤波器分别具有高通特性和低通特性。一个长度为 n 的、 \mathcal{V}_{j+1} 空间内的信号经过一次分解以后,就变为了两个长度为 n/2 的、 \mathcal{V}_i 空间内的信号。

在很多书中,这个过程都是这么写的:

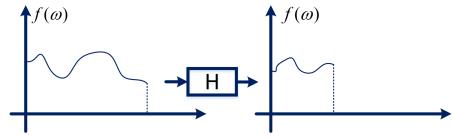


这里包含了一个下采样操作。可能有些人会问,我们分解以后的信号长度不是已经减半了吗?其实这 里的滤波和下采样在前面的介绍中是合为一体的,前面的公式已经包含了滤波和下采样过程。

现在从信号采样的层面上分析一下:原始信号经过低通滤波器以后,频带范围减小到了以前的一半,因此,信号被下采样也不会损失任何信息,所以相当于信号中已经有一部分可以被舍弃了。在这个公式中:

$$c_{j,k} = \sum_{m} h[m-2k] \cdot c_{j+1,m}$$

如果转换到频域做卷积,那么卷积得到的结果(其实就是频域相乘),对于有值的范围为 n 的信号,其实频域卷积以后再逆变换得到的结果中,信号长度仍然为 n,但是频谱只剩一半了:



在离散信号中,频谱有值的范围等同于信号有值的范围,我们不再需要频谱中为 0 的那部分,所以相当于通过了低通滤波器后的信号进行了下采样。

我们对 Mallat 算法的表示有两种,一种是通过定义来得到一个矩阵(比如这里采用的是 D6 尺度滤波器):

$$\begin{bmatrix} h_0 & h_1 & h_2 & h_3 & h_4 & h_5 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & h_0 & h_1 & h_2 & h_3 & h_4 & h_5 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & h_0 & h_1 & h_2 & h_3 & h_4 & h_5 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & h_0 & h_1 & h_2 & h_3 & h_4 & h_5 \\ h_4 & h_5 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & h_0 & h_1 & h_2 & h_3 \\ h_2 & h_3 & h_4 & h_5 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & h_0 & h_1 \end{bmatrix}$$

$$(\Box.1)$$

这里面已经包含了下采样的过程 (每行移位 2 个元素)。

另一种描述方式,就是用原信号与 h[k] 做卷积,然后再下采样,得到分解后的尺度信号。

参考文献

- [1] 潘泉张磊孟晋丽. 小波滤波方法及应用 (附光盘)[M]. 清华大学出版社, 2006.
- [2] 张奉军, 周燕, 曹建国. MALLAT 算法快速实现方法及其应用研究 [J]. 自动化与仪器仪表, 2004(6):3.