# 小波的引入与信号空间

### Dezeming Family

### 2022年4月18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

_	小波的引入	1
	11 测不准原理与瞬时频率	1
	$\mathcal{L}^2(\mathbb{R})$ 空间	2
	$21$ 有限能量信号(函数)与 $\mathcal{L}^2(\mathbb{R})$ 空间	2
	2 2 测量集	
	2 3 函数的支撑 (support)	2
	2 4 函数的内积	3
Ξ	子空间、基与投影	4
	31 子空间	4
	3 2 基	
	3 3 投影	4
四	小波与空间的关系	5
参	考文献	5

### 一 小波的引入

我一直在思考,如果哪天让我去介绍小波,我应该从什么方向去介绍。

大部分人会倾向于去从短时傅里叶变换开始介绍 [1],这也符合我们的直观感受,可以让大家很快地掌握小波变换的原理——你不需要知道什么是多分辨分析与重构,也不需要知道各种能量守恒定义,也不需要知道各种完备性的推导,小波变换的应用似乎很简单。

但是,我还是想去从更深层次、更有启发性的层次去介绍小波,因此,一些原理和分析方法都是必不可少的。我的目标是尽量由浅入深,从整体的角度来介绍小波的方方面面,包括一些加速算法。这同时也是自己的一次知识梳理和加深印象的过程。

我先给出一个值得思考的例子。

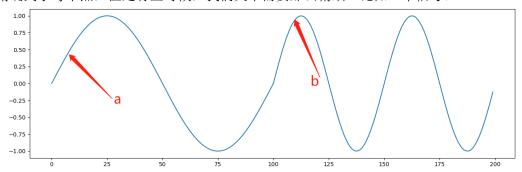
#### 11 测不准原理与瞬时频率

怎么衡量一个信号(或函数)的变化速率?

学过微积分的人都知道求导,导数可以精准地描述一个点处函数的变化速率。

还有没有别的衡量函数变化速率的方法?

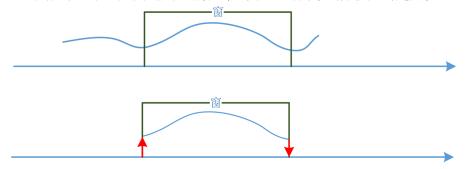
答案就是傅里叶变换。如果傅里叶变换得到的结果中,高频部分占主导,就说明这个函数变化比较剧烈。但是傅里叶变换只能看到整体的信号变化速率,你不知道变化快的部分出现在什么位置。而导数又过于精细,精确到了每个点,但是有些时候,我们又不需要那么精细。比如一个信号:



a 和 b 处的导数相同,但是很明显它们属于不同频率段的正弦波上,所以仅凭导数不同无法体会信号的"频率"。

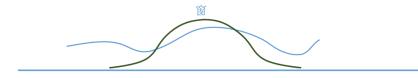
于是,出现了短时傅里叶变换 STFT,也就是说给每段信号单独做傅里叶变换,但是"每段"的长度也不能太小,否则会失去意义。类似海森堡不确定性原理,你无法同时获取某时刻一个粒子的位置和动量(你可以选择去观察这个电子的动量,你也可以去观察电子的位置,但是你无法同时观察到这两个属性,这与你的测量工具没有任何关系[2])——你也无法同时获取信号在精准时刻的频率(真正的瞬时频率),要么你获得信号在某一段的频率,要么你获得它在时域上的变化情况。

根据测不准原理在信号上的描述,你的测量工具(时间-频率分析)一定是有最底线的,你不可能同时把时间维度和频率维度都分析得绝对好。我们把一个大的信号进行分段,但是如果直接按照两边完全截断的方式来做"窗",就相当于引入了单位阶跃函数,信号从0瞬间窜到分段后的起始值:



当然,在做 DFT 时,如果窗内信号开始和结尾值相同,则并不会造成什么影响(DFT 不会由此引入单位阶跃函数),但毕竟是特例。

为此,我们需要应用 Gabor 变换(加类高斯窗的 STFT)来缓解这个问题,类高斯窗虽然性质更好,但它具有"模糊性","窗"外的信号对"窗"内的傅里叶变换也会有一些影响,所以分析能力会受限:



小波分析同样会受到测不准原理的影响,但是它提供了看待问题的新的角度。我们把这些问题的具体 分析放在以后再进行讲解。

本文作为小波分析的起始篇,不会介绍过多理论性的内容,而是介绍一下小波和信号空间的知识。

# 二 $\mathcal{L}^2(\mathbb{R})$ 空间

在线性代数中,我们了解到了向量空间与基,这里我们再对"空间"这个概念进行一下扩展,定义由函数构成的空间——函数空间。

### 21 有限能量信号(函数)与 $\mathcal{L}^2(\mathbb{R})$ 空间

要一个函数能量有限,则它趋近于正负无穷时,函数值必须趋近于 0,也就是通俗上说的"衰减得足够快"。用数学方式来表示,就是对于一个能量有限函数(这个函数可能是复数函数):

$$\int_{\mathbb{D}} |f(t)|^2 dt < \infty \tag{\Box.1}$$

我们对函数的自变量做一些限制,即要求函数自变量是实数,而函数值可以是复数:

$$f: \mathbb{R} \to \mathbb{C}$$
  $(\overline{-}.2)$ 

例如:

$$f(x) = e^{ix}, \quad x \in \mathbb{R}$$
 ( $\overline{\phantom{a}}$ .3)

 $\mathcal{L}^2(\mathbb{R})$  空间定义如下:

$$\mathcal{L}^{2}(\mathbb{R}) = \left\{ f : \mathbb{R} \to \mathbb{C} \mid \int_{\mathbb{R}} |f(t)|^{2} dt < \infty \right\}$$
 ( $\square$ .4)

#### 2 2 测量集

在计算一个函数是否是能量有限时,会用到积分,但有些情况下积分并不很明确,例如函数中处处为 0,但是某个点不为 0,那该怎么计算积分呢?则此时就需要引入测量集 (measurable sets),详情可以参考 测度论的内容,但我们暂时并不需要太多这方面的基础。

单个点的测度 (measure) 是 0,有限数量的点测度当然也是 0,因此,如果一个函数 f(t) 与另一个函数 g(t) 相等,则我们认为它们在除了某些测度 0 的点处其他位置处处相等。同理,如果一个函数属于 0 函数,则说明除了某些测度 0 的点其他位置该函数的值都是 0。

### 23 函数的支撑 (support)

一个函数的支撑就是它大于 0 的部分:

$$support(f) = \left\{ t \in R \mid f(t) \neq 0 \right\} \tag{$\square$.5}$$

 $\mathcal{L}^2(\mathbb{R})$  空间的函数的支撑可以是整个  $\mathbb{R}$ ,但当函数自变量趋近于无穷时,函数值会越来越小,而且下降速度"足够快"。

#### 24 函数的内积

函数的内积相当于函数在另一个函数上的投影,设两个函数  $f(t), g(t) \in \mathcal{L}^2(\mathbb{R})$ ,它们的内积定义为:

$$\langle f(t), g(t) \rangle = \int_{\mathbb{R}} f(t) \overline{g(t)} dt$$
 ( $\overline{-}$ .6)

函数的模 (Norm) 定义为:

$$||f||^2 = \langle f(t), f(t) \rangle = \int_{\mathbb{R}} |f(t)|^2 dt \tag{1.7}$$

内积中的标量倍乘 (Scalar Multiplication 二.8)、平移 (Translates 二.9) 和扩张 (Dilates 二.10):

$$\langle c \times f(t), g(t) \rangle = c \langle f(t), g(t) \rangle$$

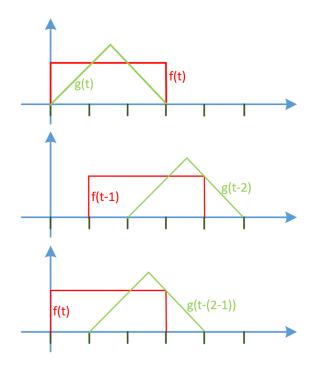
$$\langle f(t), c \times g(t) \rangle = \overline{c} \langle f(t), g(t) \rangle$$

$$(\overline{.}.8)$$

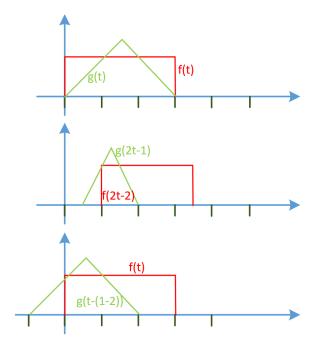
$$\langle f(t-k), g(t-l) \rangle = \langle f(t), g(t-(l-k)) \rangle$$
 ( $\equiv$ .9)

$$\langle f(2^m t - k), g(2^m t - l) \rangle = 2^{-m} \langle f(t), g(t - (l - k)) \rangle \tag{\Box.10}$$

关于式 二.9 的图释:



关于式 二.10 的图释:



Cauchy-Schwarz 不等式:

$$\left| \left\langle f(t), g(t) \right\rangle \right| \le \left| \left| f(t) \right| \cdot \left| \left| g(t) \right| \right| \tag{\Box.11}$$

三角不等式:

$$||f(t) + g(t)|| \le ||f(t)|| + ||g(t)||$$
 ( $\equiv$ .12)

### 三 子空间、基与投影

#### 3 1 子空间

假设有一个函数空间  $\mathcal{V}_1$ , 里面的函数 f(t) 都是由一堆 box 函数倍乘并左右整数平移整数 k 得到:

$$box(t) = \begin{cases} 1, & 0 \le t < 1\\ 0, & otherwise \end{cases}$$

$$f(t) = \sum_{n = -\infty}^{+\infty} a_n box(t - k_n) \tag{\Xi.1}$$

现在考虑另一个函数空间  $\mathcal{V}_2$ ,里面的函数 g(t) 都是由一堆扩张一倍的 box 函数倍乘并左右平移偶数 2k 得到:

$$box_2(t) = \begin{cases} 1, & 0 \le t < 2\\ 0, & otherwise \end{cases}$$
$$g(t) = \sum_{n = -\infty}^{+\infty} b_n box(t - 2 \times k_n) \tag{\Xi.2}$$

可以感受到, $V_1$  包含有  $V_2$  中所有的函数,而且, $V_2$  中的运算对于加法是封闭的:

 $c, d \in scalar$ 

$$g_1(t), g_2(t) \in \mathcal{V}_2 \Longrightarrow c \times g_1(t) + d \times g_2(t) \in \mathcal{V}_2$$
 ( $\Xi$ .3)

#### 32 基

一个向量空间可以由一组基来唯一确定,同理,函数空间也可以由一组基函数来唯一确定。假设  $\mathcal{U}$  是  $\mathcal{L}^2(\mathbb{R})$  的子空间,假设  $\{e_k(t)\}_{k\in\mathbb{Z}}$  是  $\mathcal{W}$  内的一组基函数,则如果:

$$\langle e_j(t), e_k(t) \rangle = \begin{cases} 1, & j = k \\ 0, & j \neq k \end{cases}$$
 (\(\equiv.4\))

则这组基是正交标准基。在 W 里的任何函数都可以写成用这组正交标准基来表示的形式:

$$f(t) = \sum_{k \in \mathbb{Z}} a_k e_k(t) \tag{\Xi.5}$$

其中:

$$a_k = \langle f(t), e_k(t) \rangle = \int_{\mathbb{R}} f(t) \overline{e_j(t)} dt$$
 ( $\Xi$ .6)

#### 3 3 投影

投影也是向量中一个很重要的概念,在函数空间也是类似,例如  $\mathcal W$  是  $\mathcal L^2(\mathbb R)$  的子空间,则定义一个投影  $P:\mathcal L^2(\mathbb R)\to\mathcal W$ 。

设  $\{e_k(t)\}_{k\in\mathbb{Z}}$  是  $\mathcal{W}$  内的一组单位正交基。投影也可以这么写:

$$P(g(t)) = \sum_{k \in \mathbb{Z}} \langle g(t), e_k(t) \rangle e_k(t)$$
 ( $\Xi$ .7)

对于全部的  $f(t) \in \mathcal{W}$ ,我们都有: P(f(t)) = f(t)。

对于  $g(t) \in \mathcal{L}^2(\mathbb{R})$ , 我们还可以定义投影的范数 (Norm):

$$||P(g(t))||^2 = \sum_{k \in \mathbb{Z}} |\langle g(t), e_k(t) \rangle|^2$$
 (\(\equiv. 8))

以及投影的上界 (Upper Bound):

$$||P(g(t))|| \le ||g(t)||$$
 ( $\equiv .9$ )

毕竟  $\{e_k(t)\}_{k\in\mathbb{Z}}$  是单位正交基,所以投影到更小的空间里以后,其函数的范数只会更小。

其实,P(g(t)) 就是投影  $P: \mathcal{L}^2(\mathbb{R}) \to \mathcal{W}$ ,即把  $\mathcal{L}^2(\mathbb{R})$  空间中的函数 g(t) 投影到子空间  $\mathcal{W}$  中。

### 四 小波与空间的关系

在结尾,我打算写一写关于小波和空间、投影之间的关系。

小波和加窗傅里叶变换的根本不同点在于,它的尺度是变化的,不像傅里叶变换永远都是不同频率的正弦波组合。小波信号的这种尺度变化性并不能说它的分析能力高于傅里叶变换(实际上,都会受到测不准原理的限制),但是它可以给信号的分析提供另一个角度,这也是多分辨分析同样能应用广泛的一个重要的原因。

当信号被分解为不同尺度的小波表示时,实际上就是投影到了不同的子空间里,把所有的子空间合并,就是整个  $\mathcal{L}^2(\mathbb{R})$  空间。而子空间的拆分方式是合情合理的,可以简单理解为把信号空间分解成了不同频率表示的部分。注意,傅里叶变换也可以这么分解,比如频率高于某值划分为一类子空间,低于某值划分为另一类子空间,然后把频率较低的类别的子空间再进行划分(这非常像离散小波变换)。由此可知,小波的空间划分并不是史无前例的,但小波的重要性在于其性质和定理证明中发现的一些优良特性。

短时傅里叶变换(Gabor 变换)会加高斯窗,而小波也不是完美的,它也是在中间振动剧烈,两边振幅较弱的函数,但我们并不能因此就说它优于加窗傅里叶变换,因为正弦波加个高斯窗以后也呈现出小波振动的样式。在数学推导的加持下,小波变换确实有傅里叶变换所不具备的功能(尤其是正交小波分析的离散性)。

在分析小波时,一定要结合傅里叶变换与低通带通滤波器设计思想来理解,思考它们之间的联系以及区别。

# 参考文献

- [1] [https://zhuanlan.zhihu.com/p/22450818]
- [2] [https://www.zhihu.com/question/26866591/answer/1677562131]
- [3] Ruch D K , Fleet P V . Wavelet Theory: An Elementary Approach with Application[M]. John Wiley & Sons, 2009.