

小波分析及其工程应用

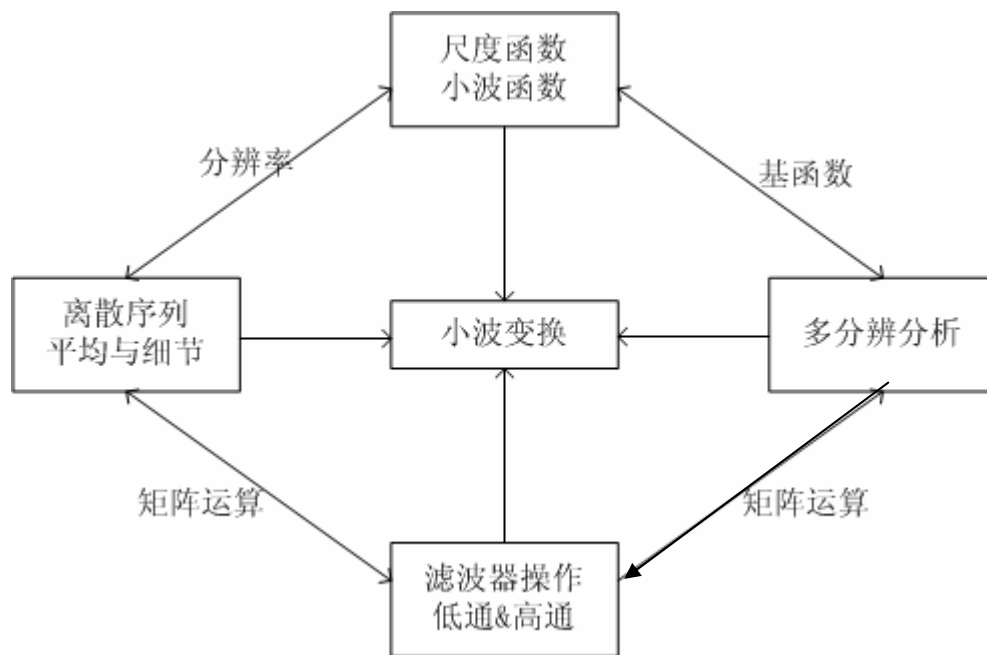
孙延奎

清华大学计算机系

2009.3.3

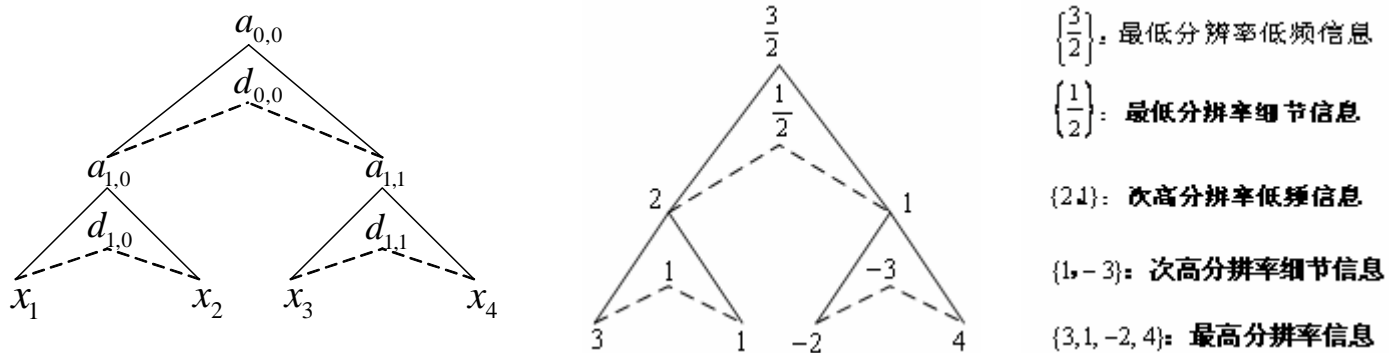
第1章 Haar小波分析

1. 前言



1.2 平均与细节

目的： 通过求平均与细节运算,引入离散信号的多分辨表示及其小波变换的概念。



几点说明:

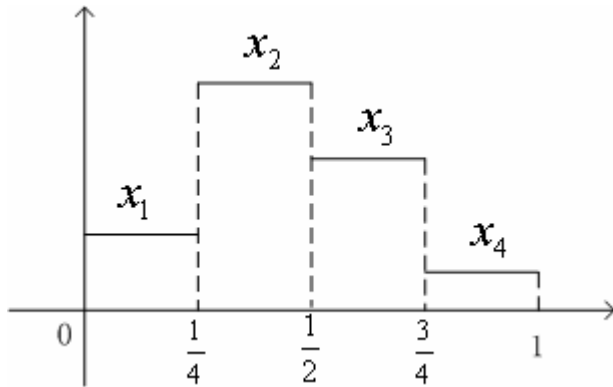
多分辨表示与数据压缩

低频系数的意义

小波变换的结果与具体操作相关

信号长度问题

1.3 尺度函数与小波函数

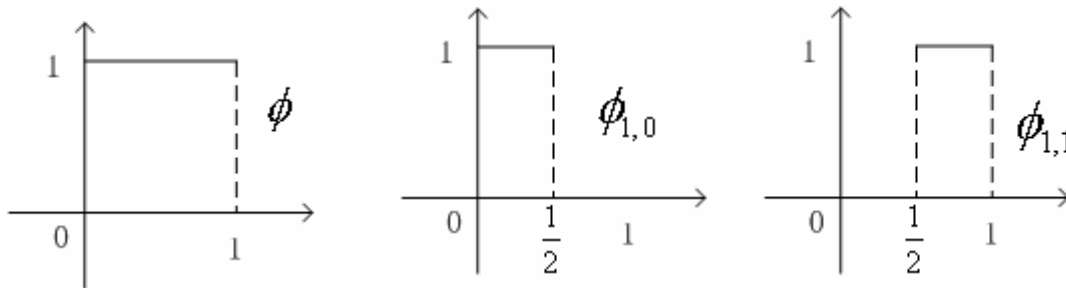


目的：引入尺度函数与小波函数的概念，介绍一个函数的多分辨表示及其与尺度函数、小波函数、小波变换间的关系。同时，引入尺度方程与小波方程的概念。

$$f(t) = x_1 X_{[0,1/4)}(t) + x_2 X_{[1/4,1/2)}(t) + x_3 X_{[1/2,3/4)}(t) + x_4 X_{[3/4,1)}(t)$$

$X_{[1/4,2/4)}$, $X_{[2/4,3/4)}$, $X_{[3/4,1)}$ 与 $X_{[0,1/4)}$ 之间的关系？

$X_{[0,1/4)}$ 与 $X_{[0,1)}$ 之间的关系？



$$\phi_{j,k}(t) = \phi(2^j t - k) \quad k = 0, 1, \dots, 2^j - 1$$

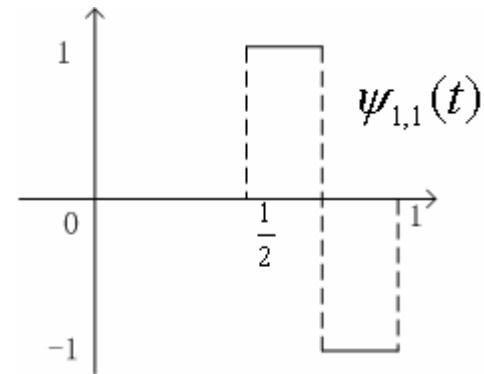
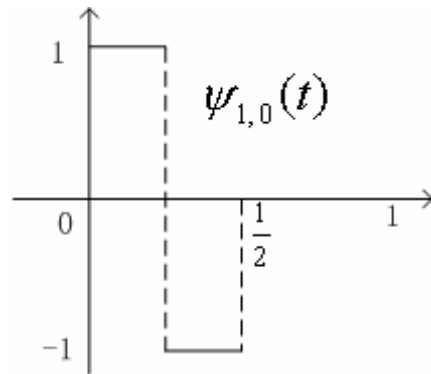
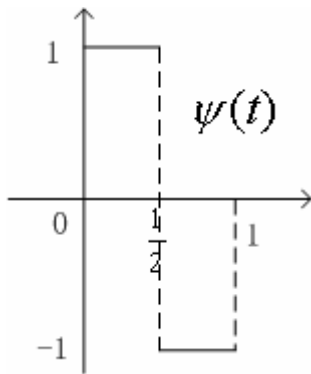
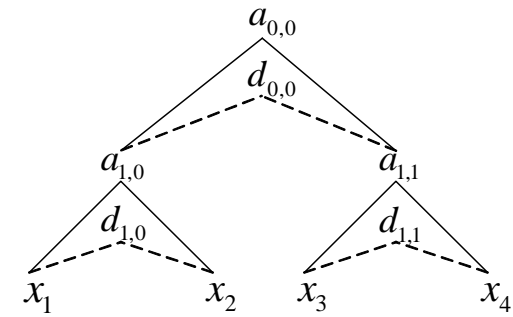
$$f(t) = x_1 \phi_{2,0}(t) + x_2 \phi_{2,1}(t) + x_3 \phi_{2,2}(t) + x_4 \phi_{2,3}(t)$$

1.3 尺度函数与小波函数

$$\phi_{0,0}(t) = \phi(t)$$

$$\phi_{1,0}(t), \phi_{1,1}(t)$$

$$\phi_{2,0}(t), \phi_{2,1}(t), \phi_{2,2}(t), \phi_{2,3}(t)$$



$$f(t) = a_{1,0}\phi_{1,0}(t) + a_{1,1}\phi_{1,1}(t) + d_{1,0}\psi_{1,0}(t) + d_{1,1}\psi_{1,1}(t)$$

$$f(t) = a_{0,0}\phi_{0,0}(t) + d_{0,0}\psi_{0,0}(t) + d_{1,0}\psi_{1,0}(t) + d_{1,1}\psi_{1,1}(t)$$

$$\psi_{0,0}(t) = \psi(t)$$

$$\psi_{1,0}(t), \psi_{1,1}(t)$$

1.3 尺度函数与小波函数

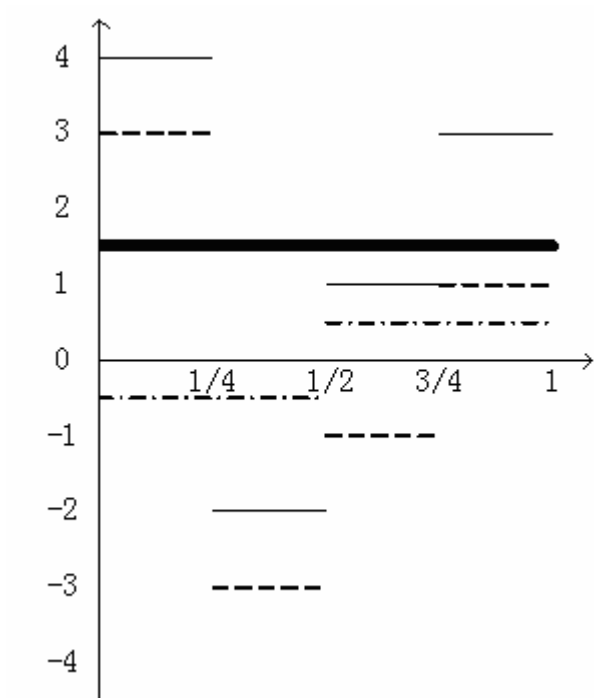
函数的多分辨逼近表示:

两尺度方程: $\phi(t) = \phi(2t) + \phi(2t-1)$ 或 $\phi(t) = \phi_{1,0}(t) + \phi_{1,1}(t)$

小波方程: $\psi(t) = \phi_{1,0}(t) - \phi_{1,1}(t)$

例1.1 (P8)

$$\begin{aligned} f(t) &= 4\phi_{2,0}(t) - 2\phi_{2,1}(t) + \phi_{2,2}(t) + 3\phi_{2,3}(t) \\ &= \frac{3}{2}\phi_{0,0}(t) - \frac{1}{2}\psi_{0,0}(t) + 3\psi_{1,0}(t) - \psi_{1,1}(t) \end{aligned}$$



细实线: 原信号

粗实线: 总平均值

点划线: 低分辨率细节

虚线: 高分辨率细节

1.4 多分辨分析

目的：引入尺度空间和小波空间的概念，尺度空间与尺度函数、小波空间与小波函数之间的关系。了解多分辨分析的含义。

预备知识：函数空间特别是线性代数中内积空间、正交和、正交补、基

1.4 多分辨分析

从函数空间的高度认识函数的多分辨表示. 多分辨分析中有两个函数空间: **尺度空间和小波空间**. 本节以**Haar**小波为例说明多分辨分析的概念。

令 V_n 表示所有在区间 $[0, 1/2^n), \dots, [(2^n-1)/2^n, 1)$ 上分别为常数的函数空间. 则 $V_0 \subset V_1 \subset \dots \subset V_n \subset V_{n+1} \subset \dots$

定义内积: $\langle f, g \rangle = \int_0^1 f(t)g^*(t)dt$

则 V_n 构成一个内积空间, 称之为尺度空间. $\{\phi_{n,k}; k = 0, 1, \dots, 2^n - 1\}$

构成 V_n 的一个正交基.

令 $W_j = \{h \in V_{j+1} : \langle h, f \rangle = 0, \forall f \in V_j\}$ 即 $V_{j+1} = V_j \oplus W_j$

W_j 称为小波空间. $\{\psi_{j,k}; k = 0, 1, \dots, 2^j - 1\}$ 构成 W_j 的一个正交基.

1.4 多分辨分析

$$V_{n+1} = V_n \oplus W_n = V_{n-1} \oplus W_{n-1} \oplus W_n = \cdots = V_0 \oplus W_0 \oplus W_1 \oplus \cdots \oplus W_n$$

$$f_{n+1} = f_n + w_n = f_{n-1} + w_{n-1} + w_n = \cdots = f_0 + w_0 + w_1 + \cdots + w_n$$

$$f_j = \sum_{k=0}^{2^j-1} a_{j,k} \phi_{j,k} \in V_j, j = 0, 1, \dots, n+1; w_j = \sum_{k=0}^{2^j-1} d_{j,k} \psi_{j,k} \in W_j, j = 0, 1, \dots, n$$

$\{a_{0,0}, d_{0,0}, \dots, d_{n,0}, \dots, d_{n,2^n-1}\}$ 是 $\{a_{n+1,0}, a_{n+1,1}, \dots, a_{n+1,2^{n+1}-1}\}$ 的小波变换.

f_{n+1} 的多分辨逼近表示: f_0, f_1, \dots, f_n

称 $\{V_j; j = 0, 1, \dots\}$ 为由 **Haar** 尺度函数 ϕ 生成的多分辨分析。

1.5 小波变换的快速计算

问题: 如何计算 f_{n+1} 的多分辨表示? 这等价于

如何计算 $\{a_{n,0}, \dots, a_{n,2^n-1}\}$ 的小波变换? 这等价于

如何从 $\{a_{n,0}, \dots, a_{n,2^n-1}\}$ 快速地计算出它的一级小波变换

$\{a_{n-1,0}, \dots, a_{n-1,2^{n-1}-1}, d_{n-1,0}, \dots, d_{n-1,2^{n-1}-1}\}$?

目标: 给出小波变换的快速算法

1.5 小波变换的快速计算

标准化尺度函数和小波函数的概念:

$$\phi_{j,k}(t) = \sqrt{2^j} \phi(2^j t - k), \quad k = 0, 1, \dots, 2^j - 1$$

$$\psi_{j,k}(t) = \sqrt{2^j} \psi(2^j t - k), \quad k = 0, 1, \dots, 2^j - 1$$

性质: 不同分辨率下的小波函数及尺度函数具有相同的能量.

$$\|\phi_{j,k}\| = 1$$

$$\|\psi_{j,k}\| = 1$$

两尺度方程和小波方程变为:

$$\phi(t) = \frac{1}{\sqrt{2}} \phi_{1,0}(t) + \frac{1}{\sqrt{2}} \phi_{1,1}(t)$$

$$\psi(t) = \frac{1}{\sqrt{2}} \phi_{1,0}(t) - \frac{1}{\sqrt{2}} \phi_{1,1}(t)$$

1.5 小波变换的快速计算

性质: 各级小波变换的能量相同

$$f(t) = a_{n-1,0}\phi_{n-1,0}(t) + \cdots + a_{n-1,2^{n-1}-1}\phi_{n-1,2^{n-1}-1}(t) + d_{n-1,0}\psi_{n-1,0}(t) + \cdots + d_{n-1,2^{n-1}-1}\psi_{n-1,2^{n-1}-1}(t)$$

$$\sum_{k=0}^{2^n-1} |a_{n,k}|^2 = \sum_{k=0}^{2^{n-1}-1} |a_{n-1,k}|^2 + \sum_{k=0}^{2^{n-1}-1} |d_{n-1,k}|^2$$

快速计算公式:

$$a_{n-1,k} = (a_{n,2k} + a_{n,2k+1}) / \sqrt{2} \quad k = 0, 1, \dots, 2^{n-1} - 1$$

$$d_{n-1,k} = (a_{n,2k} - a_{n,2k+1}) / \sqrt{2} \quad k = 0, 1, \dots, 2^{n-1} - 1$$

标准化的求平均与细节的公式

$$\begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \cdot & \cdot & 0 \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ 0 & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{-1}{\sqrt{2}} & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & 0 \\ \cdot & \cdot & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{-1}{\sqrt{2}} & \cdot & \cdot & \cdot & 0 \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ 0 & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{-1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{n,0} \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ a_{n,2^n-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{n-1,0} \\ \cdot \\ \cdot \\ a_{n-1,2^{n-1}-1} \\ d_{n-1,0} \\ \cdot \\ \cdot \\ d_{n-1,2^{n-1}-1} \end{bmatrix}$$

1.5 小波变换的快速计算

$$\begin{aligned}
 a^n &= \begin{bmatrix} a_{n,0} \\ \vdots \\ a_{n,2^n-1} \end{bmatrix} & a^{n-1} &= \begin{bmatrix} a_{n-1,0} \\ \vdots \\ a_{n-1,2^{n-1}-1} \end{bmatrix} & d^{n-1} &= \begin{bmatrix} d_{n-1,0} \\ \vdots \\ d_{n-1,2^{n-1}-1} \end{bmatrix} & \begin{bmatrix} \mathbf{A}_n \\ \dots \\ \mathbf{D}_n \end{bmatrix} a^n &= \begin{bmatrix} a^{n-1} \\ \dots \\ d^{n-1} \end{bmatrix} & \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{n-1} \\ \dots \\ \mathbf{D}_{n-1} \end{bmatrix} a^{n-1} &= \begin{bmatrix} a^{n-2} \\ \dots \\ d^{n-2} \end{bmatrix} & \dots & \begin{bmatrix} a^0 \\ d^0 \\ d^1 \\ \vdots \\ d^{n-1} \end{bmatrix}
 \end{aligned}$$

分解过程可用以下矩阵等式表示:

$$\begin{aligned}
 a^{j-1} &= \mathbf{A}_j a^j \\
 d^{j-1} &= \mathbf{D}_j a^j
 \end{aligned}$$

小波变换分解过程示意图

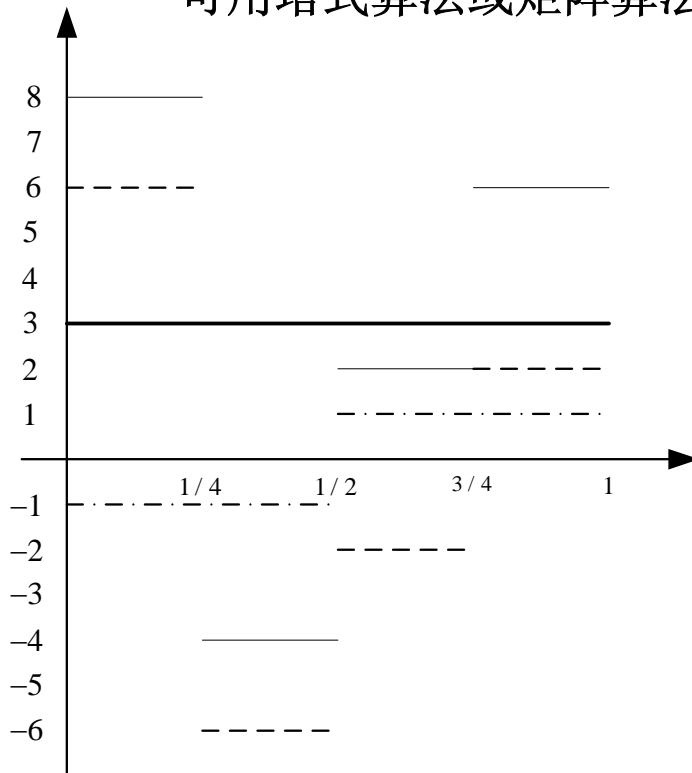
快速小波变换 (**FWT**) 的计算复杂度为 **O(N)**

1.5 小波变换的快速计算

例1.2 (P14)

$$f(t) = 4\phi_{2,0}(t) - 2\phi_{2,1}(t) + \phi_{2,2}(t) + 3\phi_{2,3}(t)$$
$$f(t) = 4\phi_{2,0}(t) - 2\phi_{2,1}(t) + \phi_{2,2}(t) + 3\phi_{2,3}(t)$$
$$= 3\phi_{0,0}(t) - \psi_{0,0}(t) + 3\sqrt{2}\psi_{1,0}(t) - \sqrt{2}\psi_{1,1}(t)$$

可用塔式算法或矩阵算法计算小波变换.



细实线: 原信号

粗实线: 总平均值

点划线: 低分辨率细节

虚线: 高分辨率细节

1.6 逆小波变换

对于 $0 < j \leq n$,有:

$$a_{j,2k} = (a_{j-1,k} + d_{j-1,k}) / \sqrt{2}, k = 0, 1, \dots, 2^{j-1} - 1$$

$$a_{j,2k+1} = (a_{j-1,k} - d_{j-1,k}) / \sqrt{2}, k = 0, 1, \dots, 2^{j-1} - 1$$

$$a^j = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_j^T & | & \mathbf{D}_j^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a^{j-1} \\ - \\ d^{j-1} \end{bmatrix} = \mathbf{A}_j^T a^{j-1} + \mathbf{D}_j^T d^{j-1}$$

$$\begin{array}{ccccccc}
 a^0 & \xrightarrow{\mathbf{A}_1^T} & a^1 & \xrightarrow{\mathbf{A}_2^T} & \cdots & a^{n-2} & \xrightarrow{\mathbf{A}_{n-1}^T} & a^{n-1} & \xrightarrow{\mathbf{A}_n^T} & a^n \\
 d^0 & \nearrow_{\mathbf{D}_1^T} & & \nearrow_{\mathbf{D}_2^T} & & d^{n-2} & \nearrow_{\mathbf{D}_{n-1}^T} & & \nearrow_{\mathbf{D}_n^T} &
 \end{array}$$

1.7 小波变换的滤波器组实现——Mallat算法

目的： 以上给出了离散信号序列的塔式算法、用矩阵运算给出的小波变换的快速递归计算，这里将给出一种等价的滤波器组实现，主要是通过卷积计算得到的，更具有一般性。

预备知识： 离散序列的卷积、二通道滤波器组及相关概念、等价性验证

1.7 小波变换的滤波器组实现——Mallat算法

1.7.1 离散序列的卷积

$$a = \{a_0, a_1, a_2, \dots, a_m\} \quad l(a) = m + 1$$

$$b = \{b_0, b_1, b_2, \dots, b_k\} \quad l(b) = k + 1$$

$$(a * b)_n = a_0 b_n + a_1 b_{n-1} + \dots + a_{n-1} b_1 + a_n b_0 = \sum_k a_k b_{n-k} \quad l(a * b) = l(a) + l(b) - 1$$

$a_0, a_1, a_2, \dots, a_m$

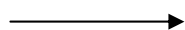
$a_0, a_1, a_2, \dots, a_m$

$a_0, a_1, a_2, \dots, a_m$

$b_k, \dots, b_2, b_1, b_0$

$b_k, \dots, b_2, b_1, b_0$

$b_k, \dots, b_2, b_1, b_0$



初始状态

中间状态

最终状态

k+1次移动

又移动m次

$b = \{b_0, b_1, b_2, \dots, b_k\}$ 反转后向右逐个滑动,起滤波器的作用.

1.7 小波变换的滤波器组实现——Mallat算法

1.7.1 离散序列的卷积

对无限序列: $(a * b)_n = \sum_{k=-\infty}^{\infty} a_k b_{n-k}$ $(a * b)[n] = \sum_k a[k]b[n-k]$

其他计算方法: 用”手势”模拟卷积 ;卷积图 ;**z**域中的卷积

利用**z**变换的性质: $a(z)b(z) = (a * b)(z)$

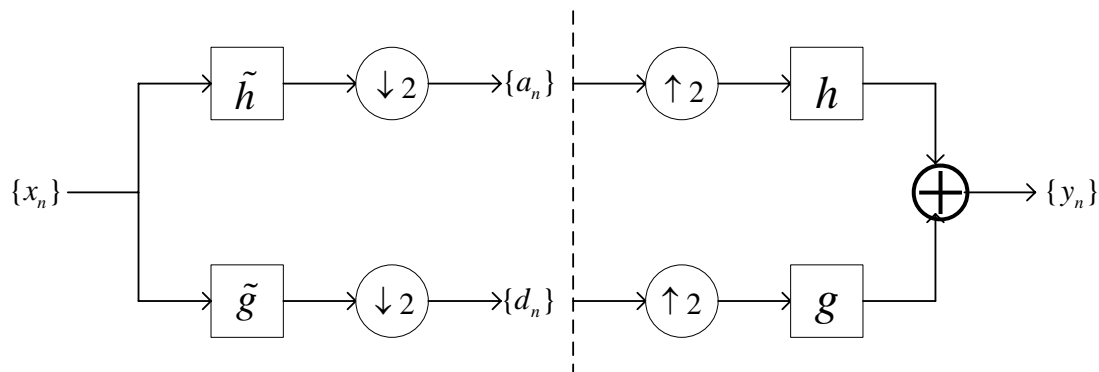
$$a = \{a_0, a_1\} = \{3, 2\} \leftrightarrow a(z) = \sum_k a_k z^{-k} = 3 + 2z^{-1}$$

$$b = \{b_0, b_1, b_2\} = \{1, 2, -1\} \leftrightarrow b(z) = \sum_k b_k z^{-k} = 1 + 2z^{-1} - z^{-2}$$

$$\begin{aligned} a * b \leftrightarrow a(z)b(z) &= \sum_k (a * b)_k z^{-k} & a(z)b(z) &= (3 + 2z^{-1})(1 + 2z^{-1} - z^{-2}) \\ & & &= 3 + (2 + 6)z^{-1} + (-3 + 4)z^{-2} - 2z^{-3} \\ & & &= 3 + 8z^{-1} + 1z^{-2} - 2z^{-3} \end{aligned}$$

1.7 小波变换的滤波器组实现——Mallat算法

1.7.2 二通道滤波器组



(二元) 下抽样 (Down sampling) 用 $\downarrow 2$ 表示:

$$x = (\cdots, x_{-2}, x_{-1}, x_0, x_1, x_2, \cdots) \quad Dx = (\cdots, x_{-2}, x_0, x_2, \cdots) \quad (Dx)_k = x_{2k}, k \in \mathbb{Z}$$

(二元) 上抽样 (Up sampling) 用 $\uparrow 2$ 表示

$$Ux = \{\cdots, x_{-1}, 0, x_0, 0, x_1, 0, x_2, \cdots\} \quad (Ux)_k = \begin{cases} 0 & , \text{若 } k \text{ 为奇数} \\ x_{k/2} & , \text{若 } k \text{ 为偶数} \end{cases}$$

低通高通滤波器、分析滤波器与合成滤波器。

1.7 小波变换的滤波器组实现——Mallat算法

1.7.3 小波变换的滤波器组算法

根据两尺度方程与小波方程确定低通、高通滤波器。

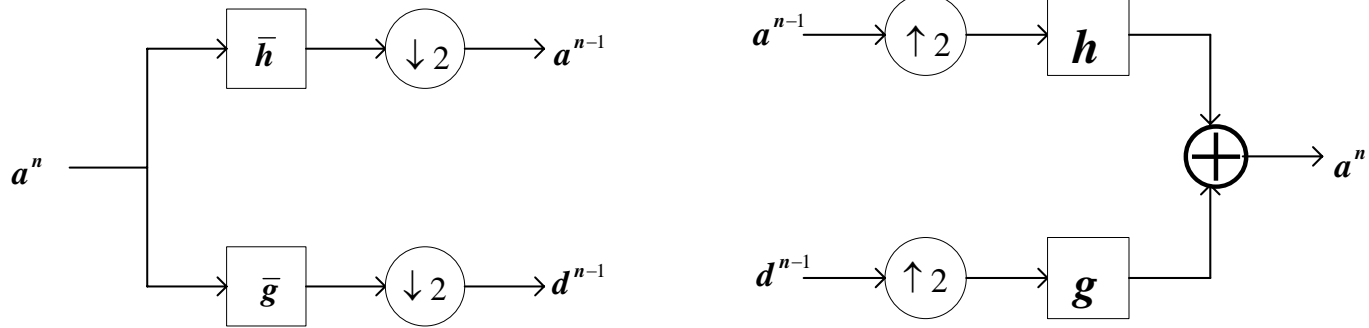
$$\begin{aligned}
 \phi(t) &= \frac{1}{\sqrt{2}} \phi_{1,0}(t) + \frac{1}{\sqrt{2}} \phi_{1,1}(t) \\
 \psi(t) &= \frac{1}{\sqrt{2}} \phi_{1,0}(t) - \frac{1}{\sqrt{2}} \phi_{1,1}(t)
 \end{aligned}
 \Rightarrow
 \begin{aligned}
 h &= \{h_0, h_1\} = \left\{ \frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}} \right\} \\
 g &= \{g_0, g_1\} = \left\{ \frac{1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}} \right\}
 \end{aligned}
 \quad g_n = (-1)^n h_{1-n}$$

h, g 可用于合成滤波器组。通过滤波器的时序反转，确定分析滤波器组的低通、高通滤波器。

$$\begin{aligned}
 \bar{h} &= \{\bar{h}_n\} \\
 \bar{h} &= \{\dots, 0, h_1, \overset{\downarrow}{h_0}, 0, \dots\} \\
 \bar{g} &= \{\dots, 0, g_1, \underset{\uparrow}{g_0}, 0, \dots\} \\
 \bar{h}_n &= h_{-n}
 \end{aligned}
 \quad
 \begin{aligned}
 \bar{h} &= \{\bar{h}_{-1}, \bar{h}_0\} = \left\{ \frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}} \right\} \\
 \bar{g} &= \{\bar{g}_{-1}, \bar{g}_0\} = \left\{ \frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}} \right\}
 \end{aligned}$$

1.7 小波变换的滤波器组实现——Mallat算法

1.7.3 小波变换的滤波器组算法

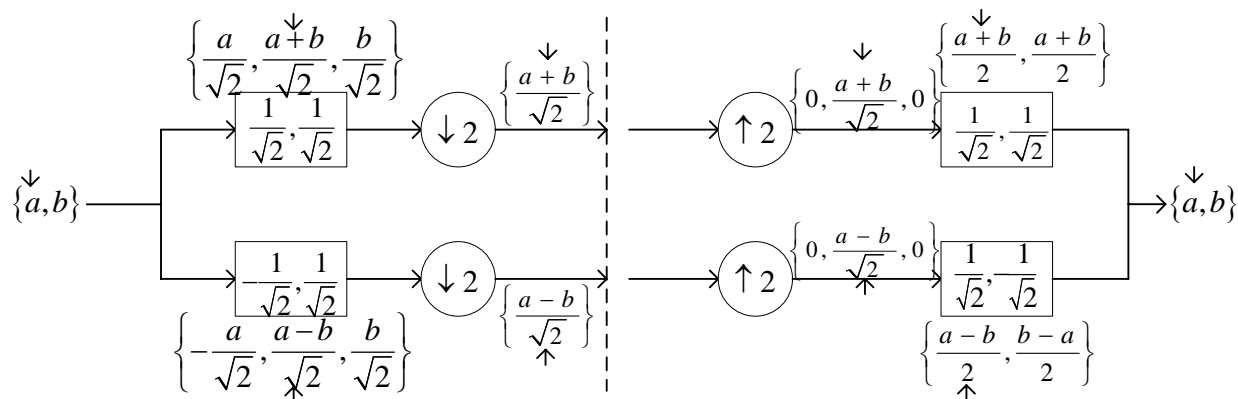


讨论表明, **Haar**小波的平均与细节提取操作,与滤波器组中分析滤波器的运算结果相同. 重构也有类似的结果.

1.7 小波变换的滤波器组实现——Mallat算法

1.7.3 小波变换的滤波器组算法

例1.4 (P23)



采用其他滤波器组还有其他实现方法，更多的例子见教材。

0下标处

0下标

1.8 Haar小波变换的提升实现

目的：给出**Haar**小波变换的提升算法实现，初步认识这种方法与卷积实现方法的不同及其优点。

求平均与细节的几种方法：

$$s = \frac{a+b}{2}$$

$$d = \frac{a-b}{2}$$

$$s = \frac{a+b}{\sqrt{2}}$$

$$d = \frac{a-b}{\sqrt{2}}$$

$$s = \frac{a+b}{2}$$

$$d = b - a$$

1.8 小波变换的提升实现

1.8.1 Haar小波变换

现以第三种方法为例说明小波变换提升算法实现的优点.

√ 提升算法

$$\begin{array}{l} s = \frac{a+b}{2} \\ d = b-a \end{array} \longleftrightarrow \begin{array}{l} d = b-a \\ s = a + d/2 \end{array} \quad \begin{array}{c} \boxed{a} \ \boxed{b} \longrightarrow \boxed{a} \ \boxed{d} \\ \longrightarrow \boxed{s} \ \boxed{d} \end{array}$$

优点之一： 原位（**in-place**）操作

优点之二： 逆小波变换很容易由正向小波变换通过改变计算顺序和改变“+”、“-”号

$$\begin{array}{l} \text{正向变换: } b- = a \\ a+ = b/2 \end{array}$$

$$\begin{array}{l} \text{逆向变换: } a- = b/2 \\ b+ = a \end{array}$$

1.8 小波变换的提升实现

1.8.2 Haar提升算法

$$s^j = \{s_{j,l} \mid 0 \leq l < 2^j\} \xrightarrow{\text{一次Haar小波分解}} s^{j-1} \quad d^{j-1}$$

一般地，小波变换的提升算法由三步组成：split, predict和update。

Split: 将信号分解成奇偶序列，记为 $even_{j-1}$ 和 odd_{j-1}

Predict: 偶子集与奇子集是高度相关的，可以用一个来预测另一个，记下预测误差。如

$$d_{j-1,l} = s_{j,2l+1} - s_{j,2l}$$

Update: 低频信号的一个关键性质是，它与原信号应具有相同的平均值。即

$$S = 2^{-j} \sum_{l=0}^{2^j-1} s_{j,l} \quad \text{与分辨率} j \text{ 无关。}$$

取 $s_{j-1,l} = s_{j,2l} + d_{j-1,l} / 2$ 可满足该要求。

正向小波变换

Split: $even_{j-1} = \{s_{j,2l} \mid 0 \leq l \leq 2^{j-1} - 1\}$
 $odd_{j-1} = \{s_{j,2l+1} \mid 0 \leq l \leq 2^{j-1} - 1\}$

Predict: $d_{j-1,l} = s_{j,2l+1} - s_{j,2l}$

Update: $s_{j-1,l} = s_{j,2l} + d_{j-1,l} / 2$

逆向小波变换

$$s_{j,2l} = s_{j-1,l} - d_{j-1,l} / 2$$

$$s_{j,2l+1} = d_{j-1,l} + s_{j,2l}$$

$$s_j = \text{Merge}(even_{j-1}, odd_{j-1})$$

如果用伪码实现,则正向变换与逆向变换之间的关系更明确.

进一步的思考

- 一般提升算法会有哪些不同呢？

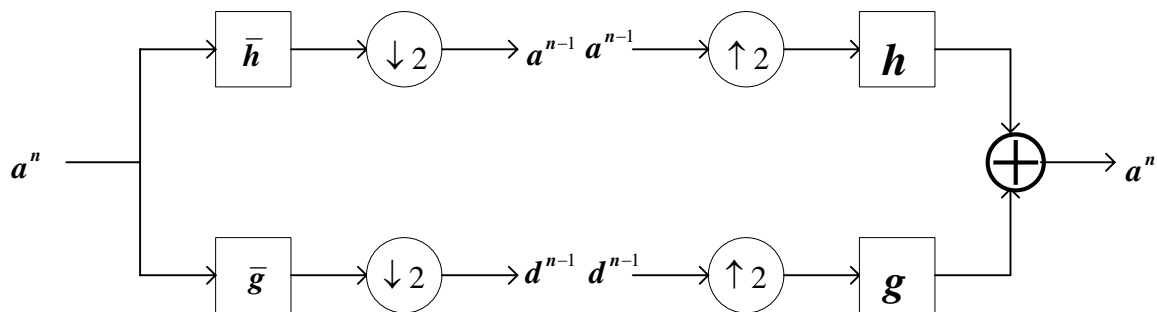
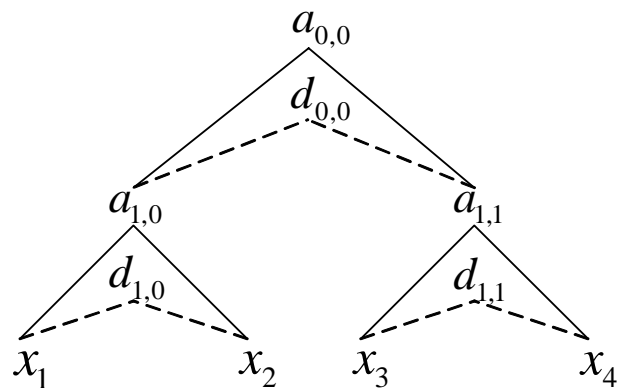
Predict:

Update:

小结

1. 小波变换及其计算

- 求平均与细节(介绍几种)
- 滤波器实现即Mallat算法



- 矩阵算法及提升算法

- 矩阵算法及提升算法

✓ 矩阵算法

$$a^{j-1} = \mathbf{A}_j a^j$$

$$d^{j-1} = \mathbf{D}_j a^j$$

$$a^j = \mathbf{A}_j^T a^{j-1} + \mathbf{D}_j^T d^{j-1}$$

✓ 提升算法

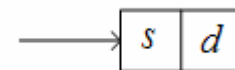
$$s = \frac{a+b}{2}$$

$$d = b - a$$



$$d = b - a$$

$$s = a + d/2$$



$$even_{j-1} = \{s_{j,2l} \mid 0 \leq l \leq 2^{j-1} - 1\}$$

$$odd_{j-1} = \{s_{j,2l+1} \mid 0 \leq l \leq 2^{j-1} - 1\}$$

$$d_{j-1,l} = s_{j,2l+1} - s_{j,2l}$$

$$s_{j-1,l} = s_{j,2l} + d_{j-1,l} / 2$$

正向小波变换

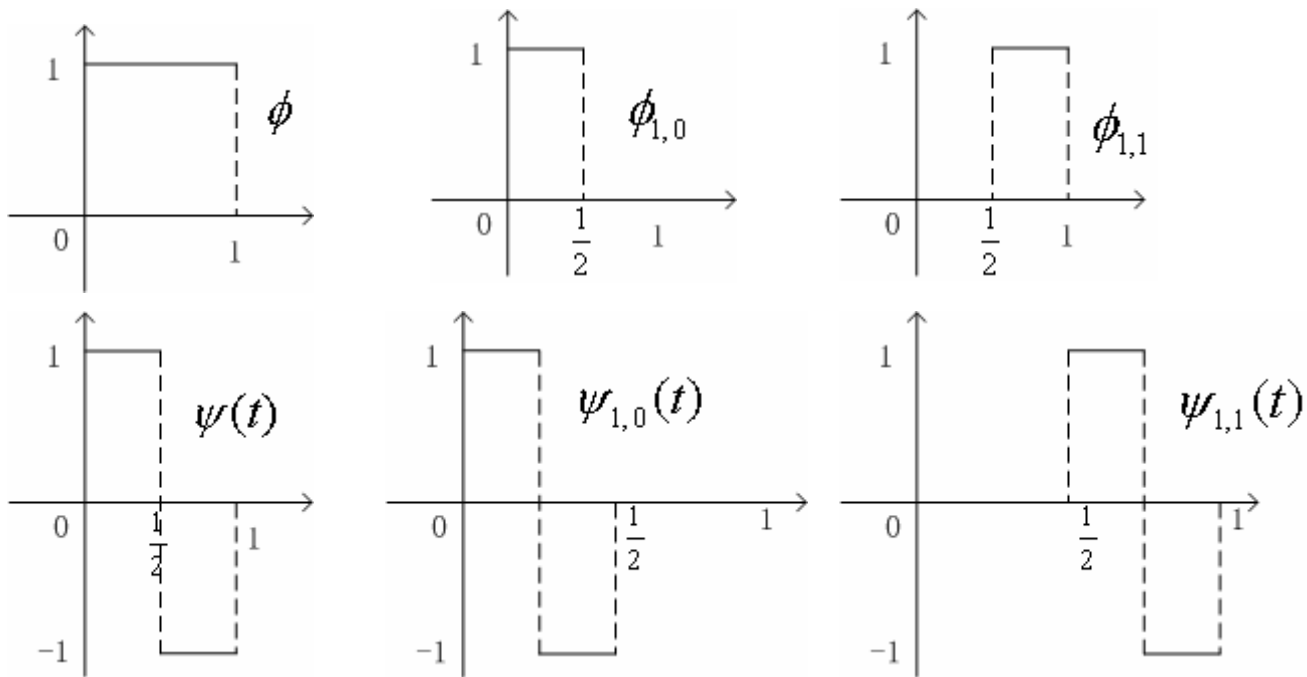
$$s_{j,2l} = s_{j-1,l} - d_{j-1,l} / 2$$

$$s_{j,2l+1} = d_{j-1,l} + s_{j,2l}$$

$$s^j = \text{Merge}(even_{j-1}, odd_{j-1})$$

逆小波变换

2. Haar 尺度函数、小波函数、多分辨分析



$$\phi(t) = \phi_{1,0}(t) + \phi_{1,1}(t) \quad \psi(t) = \phi_{1,0}(t) - \phi_{1,1}(t)$$

- 标准化尺度和小波下的情况如何？

2. Haar尺度函数、小波函数、多分辨分析（续）

- 多分辨分析

$$V_0 \subset V_1 \subset \dots \subset V_n \subset V_{n+1} \subset \dots$$

- 函数的多分辨表示

$$\begin{aligned} f(t) &= 4\phi_{2,0}(t) - 2\phi_{2,1}(t) + \phi_{2,2}(t) + 3\phi_{2,3}(t) \\ &= \sqrt{2}\phi_{1,0}(t) + 2\sqrt{2}\phi_{1,1}(t) + 3\sqrt{2}\psi_{1,0}(t) - \sqrt{2}\psi_{1,1}(t) \\ &= 3\phi_{0,0}(t) - \psi_{0,0}(t) + 3\sqrt{2}\psi_{1,0}(t) - \sqrt{2}\psi_{1,1}(t) \end{aligned}$$

（标准化尺度函数与小波）

- 几个概念之间的联系

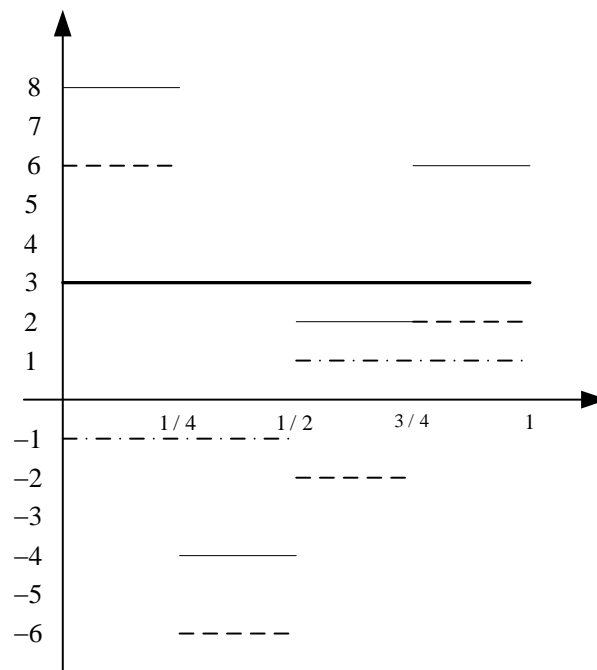
- 多分辨逼近

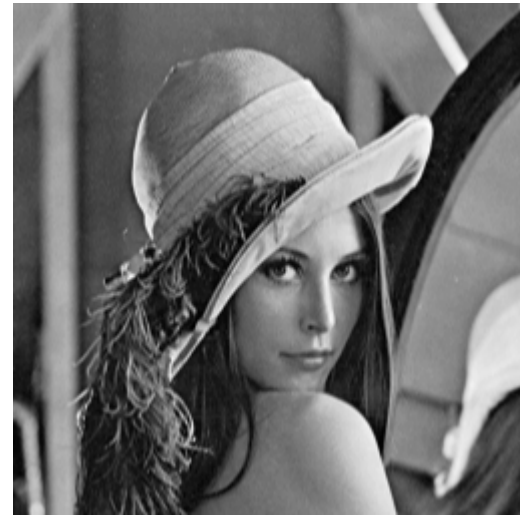
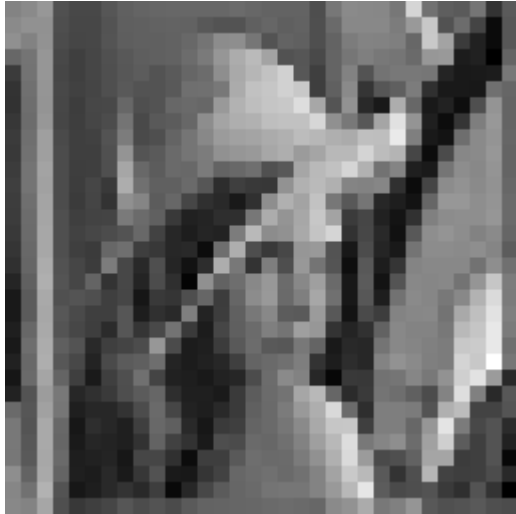
$$\begin{array}{ccc} 3\phi_{0,0}(t) & \sqrt{2}\phi_{1,0}(t) + 2\sqrt{2}\phi_{1,1}(t) & f(t) \\ \downarrow & \downarrow & \downarrow \\ V_0 & V_1 & V_2 \end{array}$$

$$V_{j+1} = V_j \oplus W_j$$

↙
↘

尺度空间
小波空间





第2章预备知识

函数的Fourier变换

$$f(t) \in L^1(\mathbb{R}) \Leftrightarrow \int_{\mathbb{R}} |f(t)| dt < +\infty$$

$$\hat{f}(\omega) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t) e^{-i\omega t} dt = \langle f(t), e^{i\omega t} \rangle$$

$$f(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} \hat{f}(\omega) e^{i\omega t} d\omega \quad \text{条件?}$$

$$\langle f, g \rangle = \frac{1}{2\pi} \langle \hat{f}, \hat{g} \rangle$$

两个重要的完备的内积空间

- **线性空间**: 集合+线性运算（加法与数乘）
- **内积空间**: 线性空间 + 内积运算
- **完备的内积空间**: 内积空间+ 对**limit**运算封闭

n维欧氏空间

能量有限空间 $L^2(\mathbb{R})$

Hilbert Space – Complete inner product space

完备的内积空间

Completeness (完备性): close for limit operation.

- **Natural** number (自然数) - close for **addition** “+” operation, not close for **subtraction** “-”.
- **Integer** (整数) - close for **addition, subtraction** and **multiplication** “+”, “-”, “×”, not close for **division** “÷”.
- **Rational** number (有理数) – close for “+”, “-”, “×”, “÷”, not close for **limit** operation.

Example: $\pi = 3.1415926535932354626\dots$ is an **irrational number**
Consider a sequence of rational numbers (有理数数列): (无理数)

$\{a_n\}$, $a_1 = 3$, $a_2 = 3.1$, $a_3 = 3.14, \dots$ are rational numbers.

$\lim_{n \rightarrow \infty} a_n = \pi$ is not a rational number.

- **Real** number (实数) – close for “+”, “-”, “×”, “÷” and **limit** operations. Therefore, \mathbb{R}^n is Hilbert space.

■ Space L^2

$L^2([a, b])$ is Hilbert space as well as Bannach space

Definition : For an interval $a \leq t \leq b$, the **space L^2** ($[a, b]$) is the set of all square integrable functions defined on $a \leq t \leq b$. In other words,

$$L^2([a, b]) = \{f : [a, b] \rightarrow C; \int_a^b |f(t)|^2 dt < \infty\}$$

The condition $\int_a^b |f(t)|^2 dt < \infty$

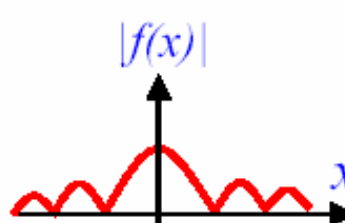
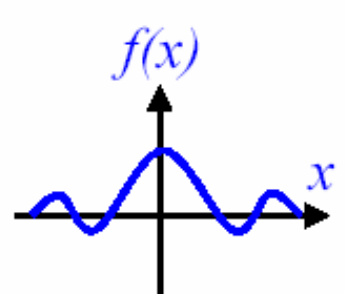
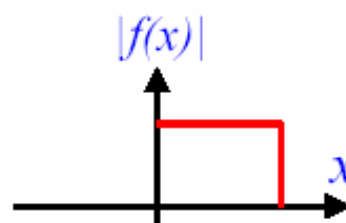
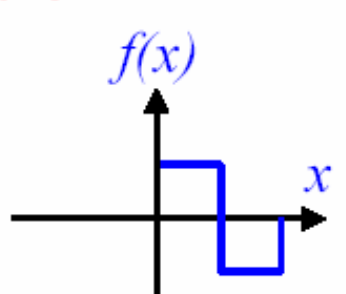
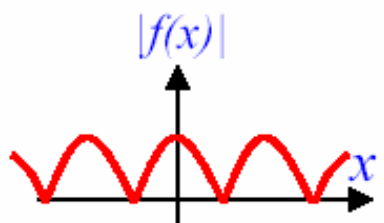
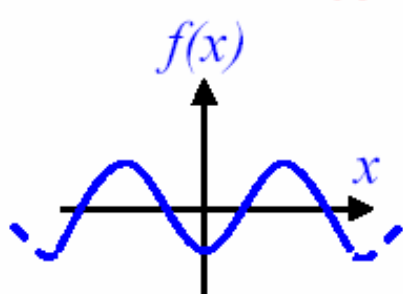
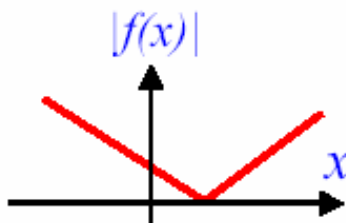
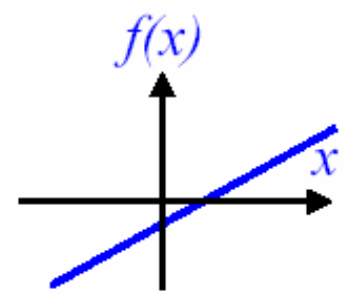
physically means that the total **energy** of the signal is **finite** (which is a reasonable class of signals to consider).

$$f(x) \in L^2(\mathbb{R})$$



$$\int_{-\infty}^{\infty} |f(x)|^2 dt < \infty$$

**$f(x)$ is square
integrable**



- 小波分析重点研究能量有限空间 $L^2(\mathbb{R})$

平方可积空间及其函数的有效表示形式

- 寻找一个小波,使得它的二进伸缩和平移构成能量有限空间的一个标准正交基

$$\int_{\mathbb{R}} \psi(t) dt = 0 \quad \text{即 } \psi(t) \text{ 是一个小波。}$$

$\{\psi_{j,k} = 2^{j/2} \psi(2^j t - k)\}_{j,k \in \mathbb{Z}}$ 构成 $L^2(\mathbb{R})$ 的标准正交基.

$$f(t) = \sum_j \sum_k c_{j,k} \psi_{j,k}(t) \quad \sum_k \sum_j |c_{j,k}|^2 < \infty$$

- 给出快速计算小波系数 $c_{j,k} = \langle f, \psi_{j,k} \rangle$ 的算法
- 在实际中应用

Matlab若干常用函数

- Dyaddown 二元下抽样
- Dyadup 二元上抽样
- Waveinfo: 获得工具箱中的小波函数的主要性质
- Wfilters 获取小波滤波器
- Wavefun 小波函数和尺度函数做图
- Wavemngr 用于添加, 删除, 存储, 列举小波

Dyaddown

- 功能：二值下采样
- 格式：
 - (1) $Y = \text{dyaddown}(X, \text{EVENODD})$
 - (2) $Y = \text{dyaddown}(X)$
 - (3) $Y = \text{dyaddown}(X, \text{EVENODD}, 'type')$
 - (4) $Y = \text{dyaddown}(X, 'type', \text{EVENODD})$
- 举例： $Y = \text{dyaddown}(X, \text{EVENODD})$ 根据EVENODD的奇偶性对一数值序列进行采样；EVENODD为奇数,则采样奇数位置的值EVENODD为偶数,则采样偶数位置的值,此时等价于(2)。

注意：Matlab中的奇偶与教材P19页表示方法的差异之处。

Dyadup

- 功能：二值上采样
- 格式：
(1) $Y = \text{dyadup}(X, \text{EVENODD})$
(2) $Y = \text{dyadup}(X)$
(3) $Y = \text{dyadup}(X, \text{EVENODD}, \text{'type'})$
(4) $Y = \text{dyadup}(X, \text{'type'}, \text{EVENODD})$
- 举例： $Y = \text{dyadup}(X, \text{EVENODD})$ EVENODD为偶，则为用0对X序列进行偶数位置插值，使得插值后原序列在相应的奇数位置，反之亦然
注意： Matlab中的奇偶与教材P19页表示方法的差异之处。

Waveinfo:

功能: 获得工具箱中的小波函数的主要性质

格式: **waveinfo('wname')**

举例: (源代码)

```
wname='haar'; %wname取db1小波
```

```
waveinfo(wname);
```

或者**waveinfo('haar')**

Wfilters:

功能: 小波滤波器

格式: 1 `[Lo_D,Hi_D,Lo_R,Hi_R]=wfilters('wname')`

2 `[F1,F2]=wfilters('wname','type')`

其中 'type' 可以取 'd','r','l','h'

举例: (源代码)

```
wname='db1'; %wname取db1小波
%下面计算与给定小波相关联的四个滤波器
[Lo_D,Hi_D,Lo_R,Hi_R]=wfilters(wname);
subplot(421);stem(Lo_D);title('分解低通滤波器');grid;
subplot(422);stem(Hi_D);title('分解高通滤波器');grid;
subplot(425);stem(Lo_R);title('重构低通滤波器');grid;
subplot(426);stem(Hi_R);title('重构高通滤波器');grid;
```

Wavemngr 用于添加，删除，存储，列举小波

```
wavemngr('read')
```

联系方式:

姓名:

系别:

联系电话: 包括手机/宿舍电话

Email地址:

导师姓名:

研究方向:

希望和建议(讨论):围绕选学该课程的目的谈一些你的想法, 以便教学参考。

课后作业

- 第一章习题任选2题

按要求在规定的时间内提交网络学堂。