小波分析及其应用 Wavelet Analysis and It's Applications

研究生讲座: 小波分析及其应用

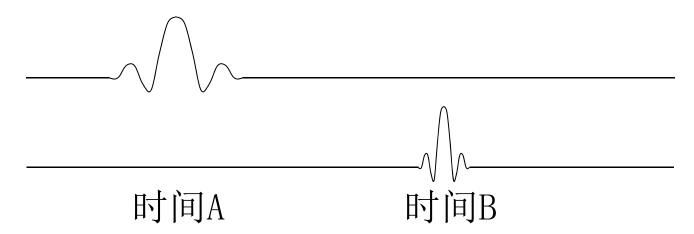
- 1、小波的特点和发展
- 2、小波分析在一维信号处理中的应用
- 3、小波分析在图象分析中的应用 图象特征抽取 图象压缩
 - 数据隐藏和图象水印

1、小波的特点和发展

"小波分析"是分析原始信号各种变化的特性,进一步用于数据压缩、噪声去除、特征选择等。

例如歌唱信号:是高音还是低音,发声时间长短、起伏、旋律等。从平稳的波形发现突变的尖峰。小波分析是利用多种"小波基函数"对"原始信号"进行分解。

小波的时间和频率特性



运用小波基,可以提取信号中的"指定时间"和"指定频率"的变化。

- 时间: 提取信号中"指定时间"(时间A或时间B)的变化。顾名思义,小波在某时间发生的小的波动。
- 频率:提取信号中时间A的比较慢速变化,称较低频率成分;而提取信号中时间B的比较快速变化,称较高频率成分。

小波的成就

小波分析是纯数学、应用数学和工程技术的完美结合。从数学来说是大半个世纪"调和分析"的结晶(包括傅里叶分析、函数空间等)。

小波变换是20世纪最辉煌科学成就之一。 在计算机应用、信号处理、图象分析、 非线性科学、地球科学和应用技术等 已有重大突破,预示着小波分析进一 步热潮的到来。

多分辨度分析 (MRA)

• 1988年 Mallat 提出的多分辨度分析理论,统一了几个不相关的领域:包括语音识别中的镜向滤波,图象处理中的金字塔方法,地震分析中短时波形处理等。

当在某一个分辨度检测不到的现象, 在另一个分辨度却很容易观察处理。 例如:







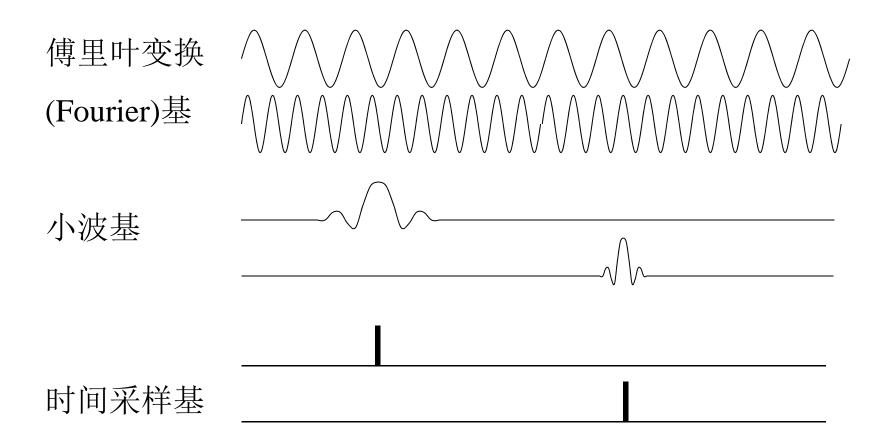
参考: M. Vetterli, "Wavelets and Subband Coding ", Prentice Hall PTR, 1995 p.11

小波的3个特点

- 小波变换,既具有频率分析的性质,又能表示 发生的时间。有利于分析确定时间发生的现象 。(傅里叶变换只具有频率分析的性质)
- 小波变换的多分辨度的变换,有利于各分辨度 不同特征的提取(图象压缩,边缘抽取,噪声 过滤等)
- 小波变换比快速Fourier变换还要快一个数量级。 信号长度为M时, Fourier变换(左)和小波变换(右)计算复杂性分别如下公式:

$$O_f = M \log_2 M, \qquad O_w = M$$

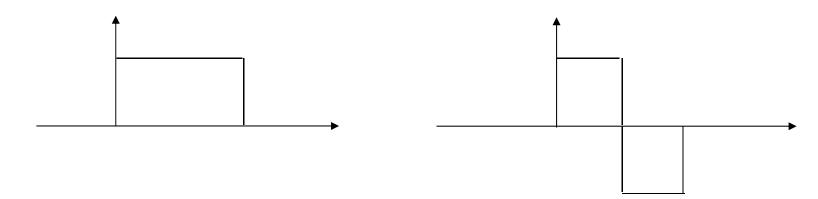
小波基表示发生的时间和频率



"时频局域性"图解: Fourier变换的基(上)小波变换基(中)

和时间采样基(下)的比较

Haar小波基母函数



- (a) Haar "近似"基函数 (b) Haar "细节"基 函数

低频滤波系数

$$H_0 = \begin{bmatrix} 1 & 1 \end{bmatrix} \times q$$

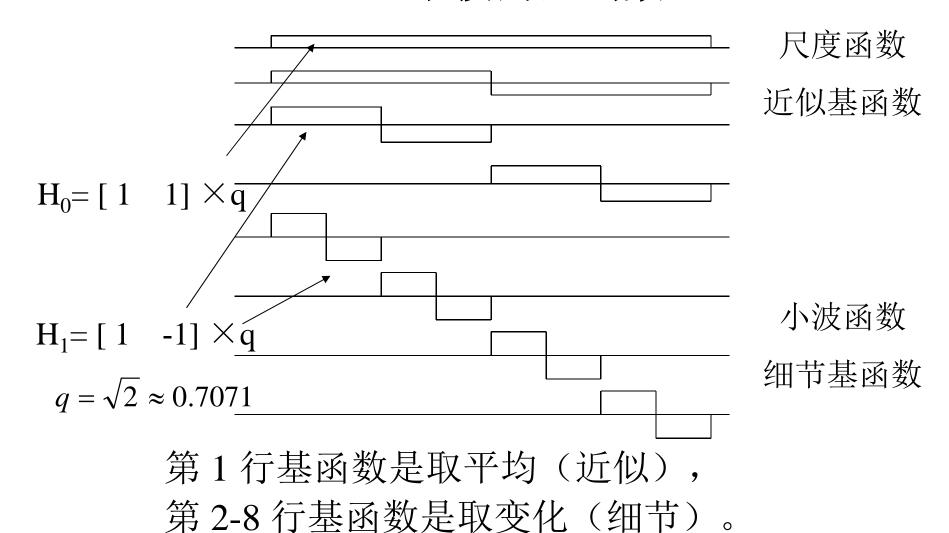
$$q = \begin{bmatrix} q & q \\ 2 & \approx 0.7071 \end{bmatrix}$$

高频滤波系数

$$H_1 = [1 -1] \times q$$

= $[q -q]$

Haar小波的基函数



细节包括变化速率和发生的时间。

12

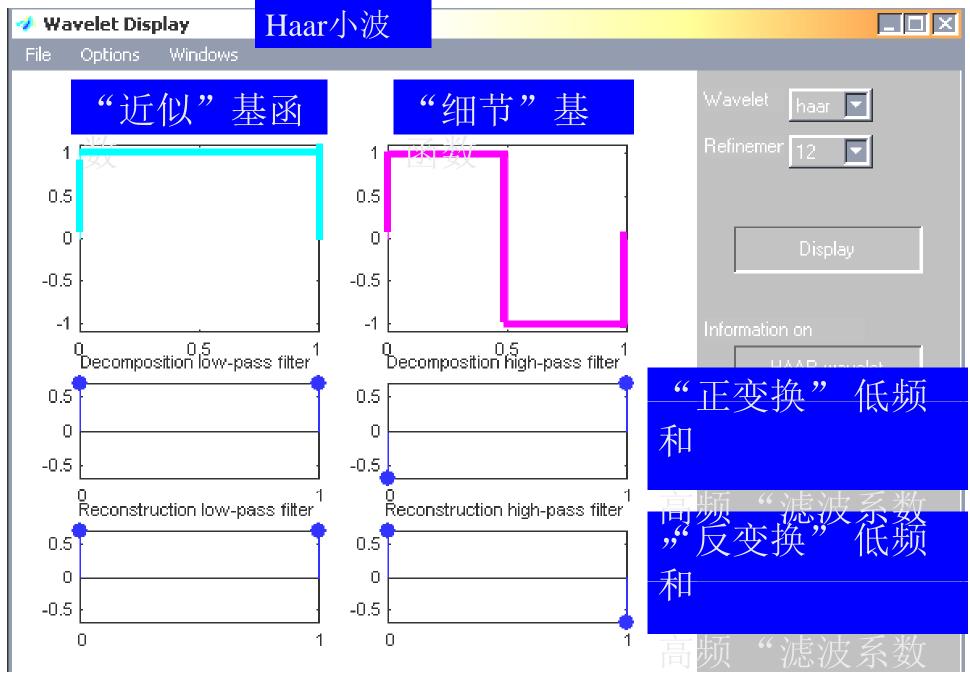
小波分析发展历史

- 1807年 Fourier 提出傅里叶分析 , 1822年发表 " 热 传导解析理论"论文
- 1910年 Haar 提出最简单的小波
- 1980年 Morlet 首先提出平移伸缩的小波公式,用于地质勘探。
- 1985年 Meyer 和稍后的Daubeichies提出"正交小波基",此后形成小波研究的高潮。
- 1988年 Mallat 提出的多分辨度分析理论(MRA)
 - ,统一了语音识别中的镜向滤波,子带编码
 - ,图象处理中的金字塔法等几个不相关的领域。

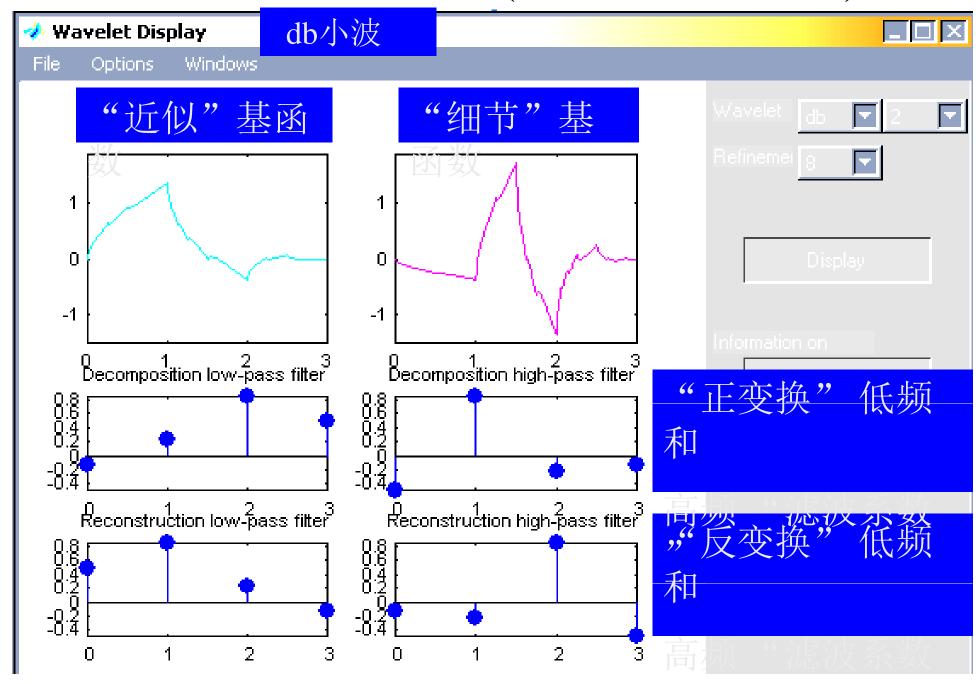
小波基可以通过给定滤波系数生成

- 小波基(尺度函数和小波函数)可以通过给定滤波系数生成。
- 有的小波基是正交的,有的是非正交的。 有的小波基是对称的,有的是非对称的。
- 小波的近似系数和细节系数可以通过滤波系数直接导出,而不需要确切知道小波基函数,这是 I. Daubechies 等的重要发现,使计算简化,是快速小波分解和重建的基础。

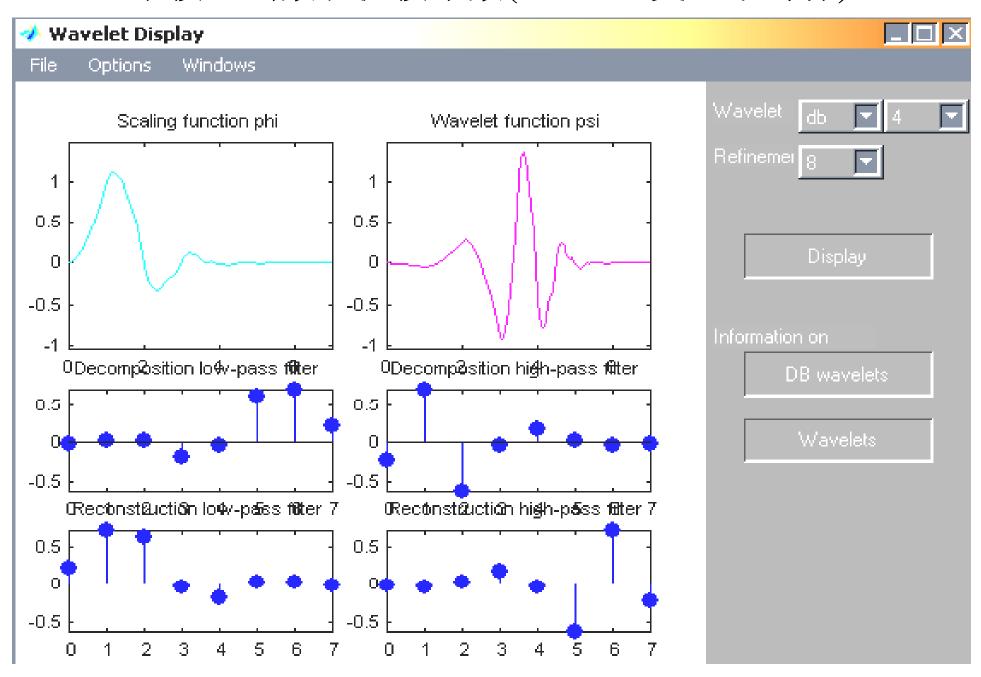
小波基函数和滤波系数(Haar--正交,对称)



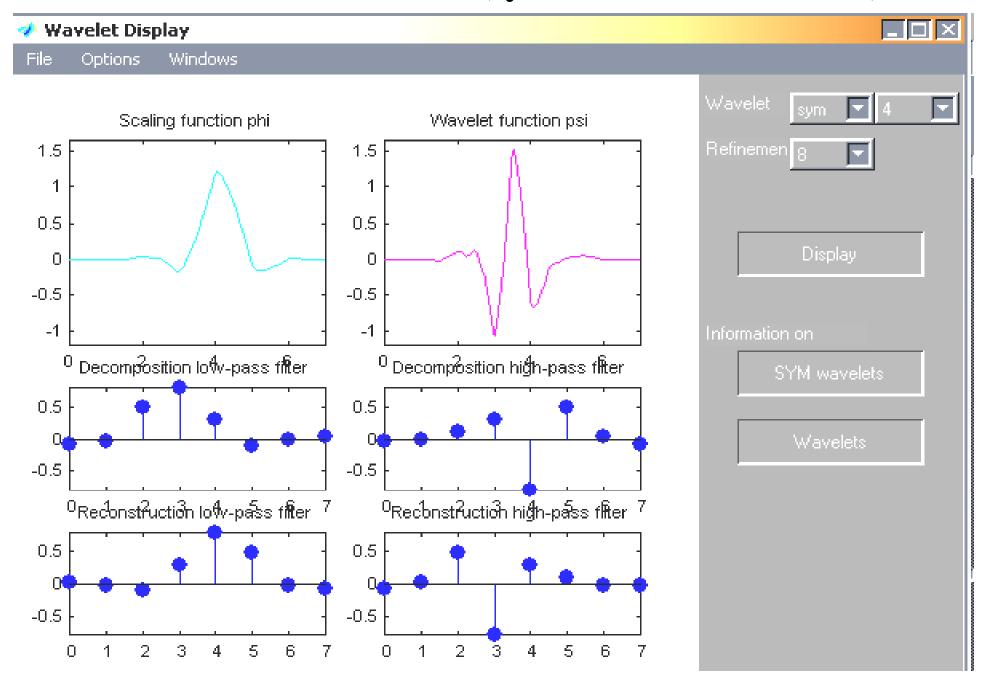
小波基函数和滤波系数(db 2--正交,不对称)



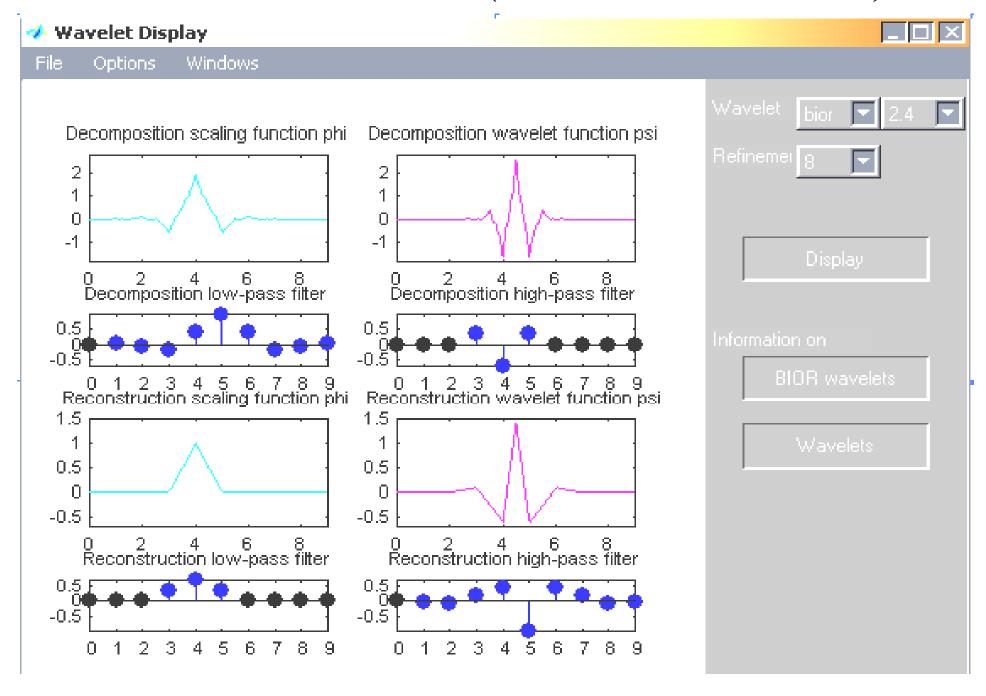
小波基函数和滤波系数(db 4--正交,不对称)



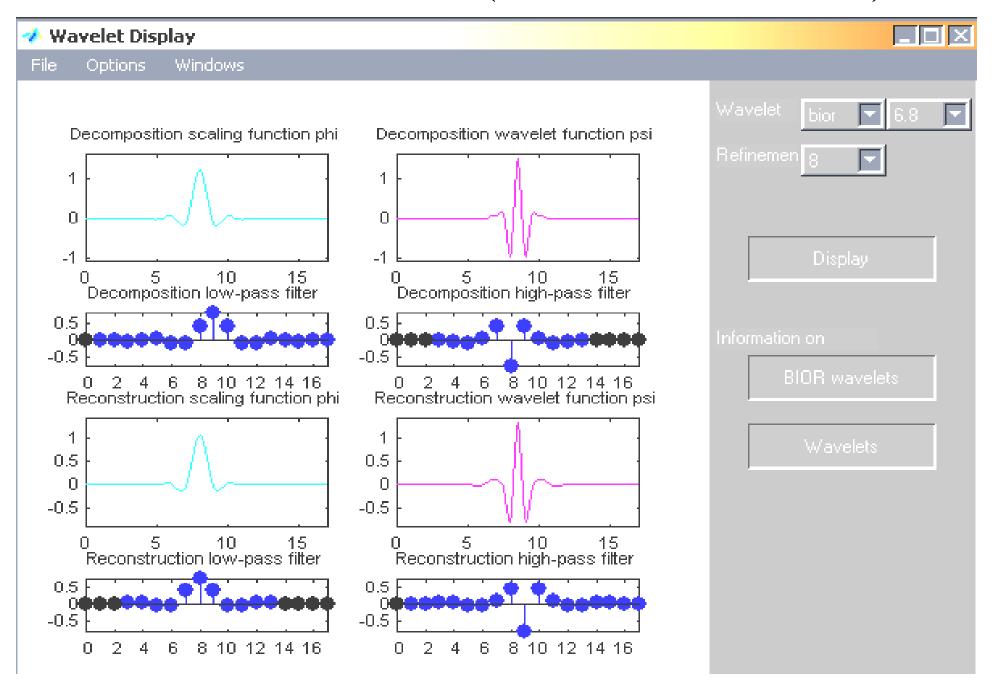
小波基函数和滤波系数(sym 4--正交,近似对称)



小波基函数和滤波系数(bior 2.4 - 双正交,对称)



小波基函数和滤波系数(bior 6.8 - 双正交,对称)



2、小波分析在一维信号处理中的应用

小波变换就是将 "原始信号 s"变换成 "小波 系数 w", $w=[w_a, w_d]$ 包括近似(approximation)系数 w_a 与细节(detail)系数 w_d

近似系数w_a---平均成分(低频)

细节系数w_d---变化成分(高频)

小波原始信号分解过程:

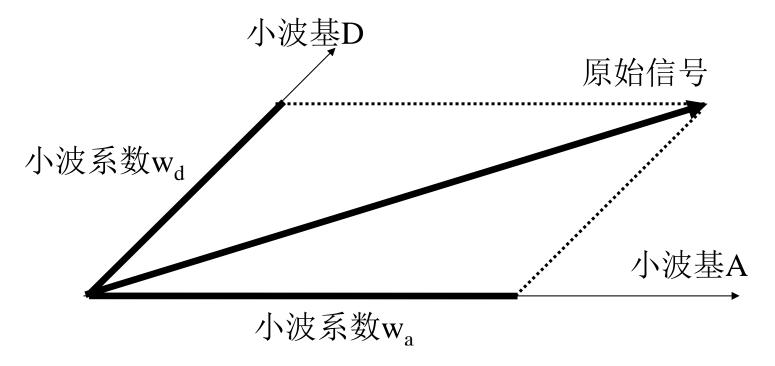
原始信号s可分解成小波近似a与小波细节d之和。

$$s = a+d$$

小波系数 $\mathbf{w} = [\mathbf{w}_a, \mathbf{w}_d]$ 的分量,乘以 基函数,形成小波分解:

小波近似系数 w_a ×基函数A=近似分解 a ---平均小波细节系数 w_a ×基函数D=细节分解 d---变化

小波分解和小波基



正变换:原始信号在小波基上,获得"小波系数"分量

反变换: 所有"小波分解" 合成原始信号

例如: 小波分解 a=小波系数 $w_a \times$ 小波基A

离散小波变换公式

• 信号 s 有M个样本, J 级小波变换:

正变换

$$n=1,\cdots,M$$
.

$$n = 1, \dots, M.$$
 $w_J = [w_{aJ}, w_{dJ}, \dots, w_{d1}]$

$$w_{aJ} = \langle s(n) \cdot A_J(n) \rangle$$

$$w_{dj} = \langle s(n) \cdot D_j(n) \rangle, \qquad j = J, \dots, 1$$

受换
$$s(n) = a_J(n) + \sum_{j=1}^J d_i(n) = w_{aJ} A_J(n) + \sum_{j=1}^J w_{aj} D_j(n)$$
 $q(n) = 0.5$ $w_{a1,s(n)}$ w_{a

输入s(n),低通h(n)高通

其中: $A_{I}(n)$, $D_{i}(n)$ 是小波基函数2. 对w_a1重复(1)得

w_a2, w_d2, 直到第J层

参考"数字图象处理"英文版,电子工业出版社,2002年

(R.C. Gonzalaz,"Digital Image Processing", p.375)

一维信号小波变换例子

Haar小波, 例子:

16点信号: [65983785 65981339] 通过MATLAB实现(wavemenu) 波形图 小波正变换: 小波系数:

小波近似系数(加);小波细节系数(减)小波反变换:可以由分解信号恢复原始信号。 有2种:近似分解;细节分解

一维信号的二级小波变换系数

原始信号 16位 $s = \begin{bmatrix} 6 & 5 & 9 & 8 & 3 & 7 & 8 & 5 & 6 & 5 & 9 & 8 & 1 & 3 & 3 & 9 \end{bmatrix}$

2级小波系数
$$\mathbf{w}_2 = [\mathbf{w}_{a2}, \mathbf{w}_{d2}, \mathbf{w}_{d1}]$$

16位

$$\begin{cases} w_{a2} = [28 23 28 16]/2 & 2级近似系数 \\ w_{d2} = [-6 -3 -6 -8]/2 & 2级细节系数 \\ w_{d1} = [+1 +1 -4 +3 +1 +1 -2 -6]/\sqrt{2} 1级细节系数 \end{cases}$$

2级近似系数

$$w_{d2} = [-6 -3 -6 -8]/2$$

$$|w_{d_1}| = [+1 +1 -4 +3 +1 +1 -2 -6]/\sqrt{2}$$

* Haar是正交变换。除以常数,目的使变换后平方和不变。例如:

$$6^{2} + 5^{2} + 9^{2} + 8^{2} = (28/2)^{2} + (-6/2)^{2} + (1/\sqrt{2})^{2} + (1/\sqrt{2})^{2} = 206$$

一维信号的二级小波变换分解

2级近似分解

(原始信号每4个平均值)

2级细节分解 (原始信号每2个平均的差值)

1级细节分解 (原始信号单数和双数的差值)

$$d_1 = [$$
 $+1$ -1 $+1$ -1 -4 $+4$ $+3$ -3 $+1$ -1 $+1$ -1 -2 $+2$ -6 $+6$]/2 恢复信号

$$\hat{s} = a_2 + d_2 + d_1 = \begin{bmatrix} 6 & 5 & 9 & 8 & 3 & 7 & 8 & 5 & 6 & 5 & 9 & 8 & 1 & 3 & 9 \end{bmatrix}$$

一维信号的二级小波变换系数和分解

2级近似分解

(原始信号每4个平均值)

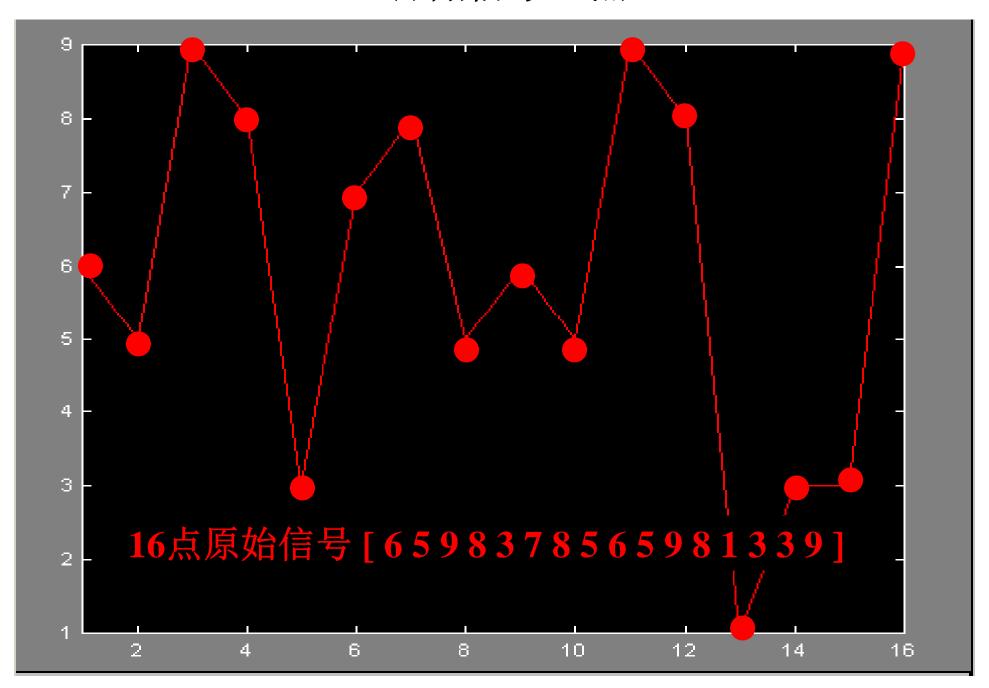
2级细节分解 (原始信号每2个平均的差值)

1级细节分解 (原始信号单数和双数的差值)

$$d_1 = [\frac{+1}{-1} + \frac{1}{-1} + \frac{-1}{-4} + \frac{4}{-4} + \frac{3}{-3} + \frac{1}{-1} + \frac{1}{-1} + \frac{-1}{-2} + \frac{2}{-6} + \frac{6}{-6}]/2$$

恢复信号
$$\hat{s} = \underline{a_2 + d_2 + d_1} = [\underline{6} \ \underline{5} \ \underline{9} \ \underline{8} \ \underline{3} \ \underline{7} \ \underline{8} \ \underline{5} \ \underline{6} \ \underline{5} \ \underline{9} \ \underline{8} \ \underline{1} \ \underline{3} \ \underline{9}]_{28}$$

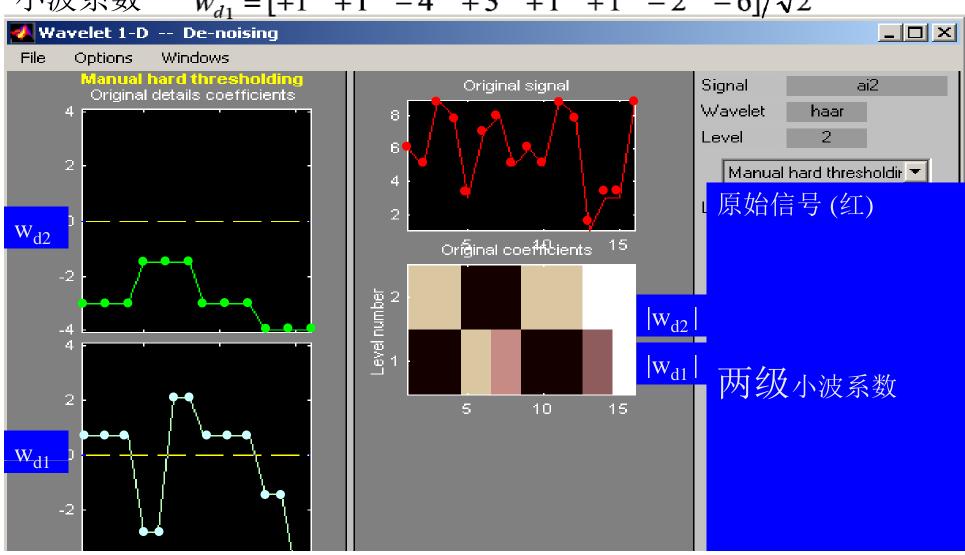
原始信号 16点



两级小波系数16点

原始信号 $s = [6 \ 5 \ 9 \ 8 \ 3 \ 7 \ 8 \ 5 \ 6 \ 5 \ 9 \ 8 \ 1 \ 3 \ 9]$ $w_{d2} = [\ -6 \ -3 \ -6 \ -8 \]/2$

小波系数 $w_{d_1} = [+1 + 1 - 4 + 3 + 1 + 1 - 2 - 6]/\sqrt{2}$



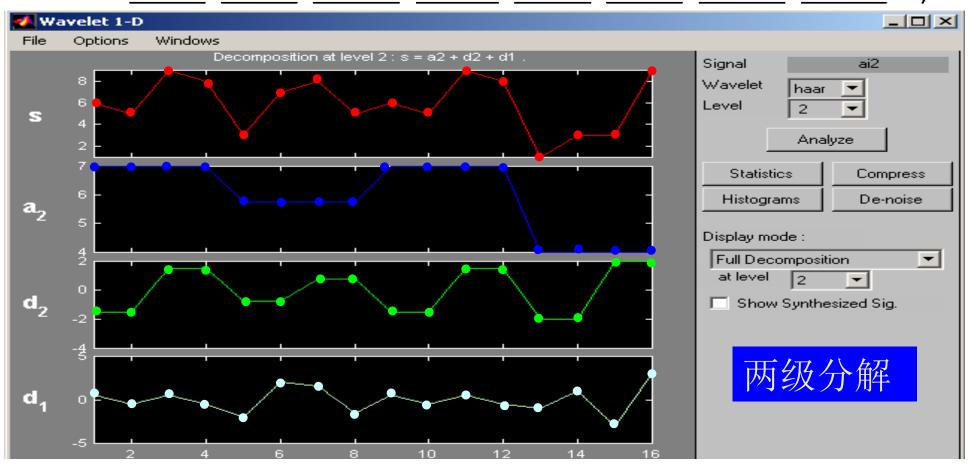
16点 信号的Haar小波近似值和细节分解

$$s = \underline{a_2 + d_2 + d_1} = [\underline{6} \quad \underline{5} \quad \underline{9} \quad \underline{8} \quad \underline{3} \quad \underline{7} \quad \underline{8} \quad \underline{5} \quad \underline{6} \quad \underline{5} \quad \underline{9} \quad \underline{8} \quad \underline{1} \quad \underline{3} \quad \underline{9}]$$

$$a_2 = [\underline{28} \quad \underline{28} \quad \underline{28} \quad \underline{28} \quad \underline{23} \quad \underline{23} \quad \underline{23} \quad \underline{23} \quad \underline{28} \quad \underline{28} \quad \underline{28} \quad \underline{28} \quad \underline{28} \quad \underline{16} \quad \underline{16} \quad \underline{16} \quad \underline{16}]/4$$

$$d_2 = [\underline{-6} \quad -6 \quad +6 \quad +6 \quad -3 \quad -3 \quad +3 \quad +3 \quad -6 \quad -6 \quad +6 \quad +6 \quad -8 \quad -8 \quad +8 \quad +8 \quad]/4$$

$$d_1 = [\underline{+1} \quad -1 \quad +1 \quad -1 \quad -4 \quad +4 \quad +3 \quad -3 \quad +1 \quad -1 \quad +1 \quad -1 \quad -2 \quad +2 \quad -6 \quad +6 \quad]/2$$



小波去噪声

一般噪声特点:

(1) 高频成分(细节), (2) 幅度小: 用阈值;

去噪声过程:

去除原始信号高频成分(细节)中幅度小于阈值部分。 对2级小波,设定2个阈值,称"阈值2"和"阈值1"。

去除1级噪声:去除1级小波细节分解中小于"阈值1"部分。去除2级噪声:去除2级小波细节分解中小于"阈值2"部分。

恢复:

将小波近似分解,加上去噪声后小波细节分解,即获得去除噪声的信号

噪声去除

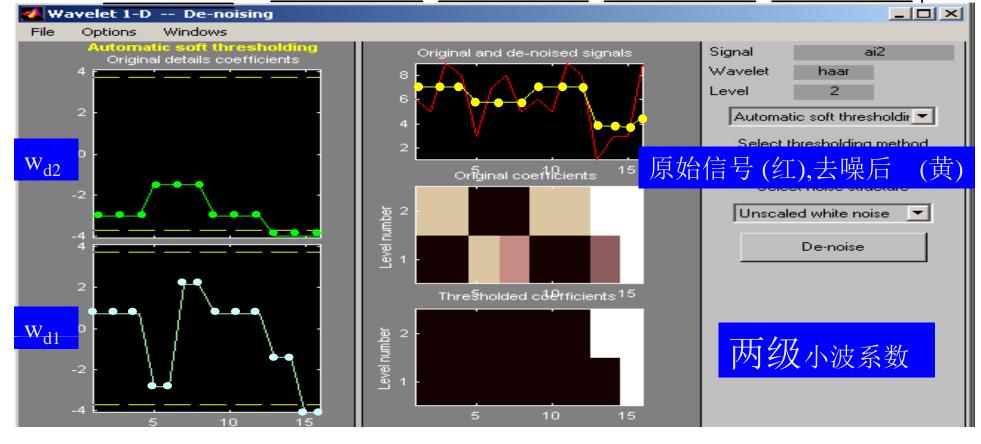
$$s = [6 \ 5 \ 9 \ 8 \ 3 \ 7 \ 8 \ 5 \ 6 \ 5 \ 9 \ 8 \ 1 \ 3 \ 3 \ 9 \]$$

$$w_{a2} = [28 \ 23 \ 28 \ 16 \]/2$$

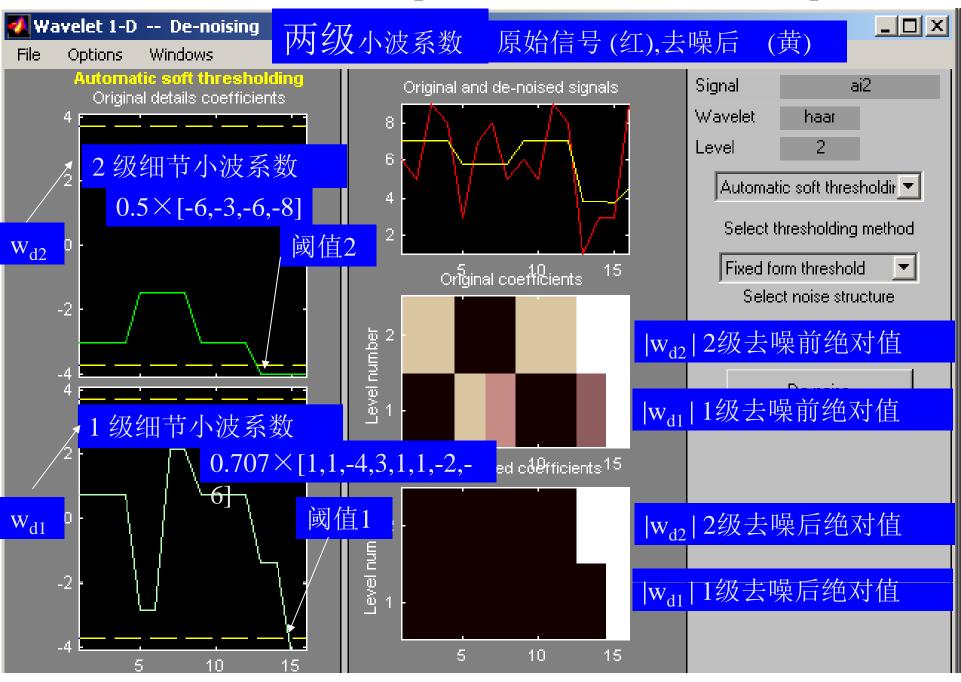
$$w_{d2} = [-6 -3 -6 (-8)]/2$$

$$W_{d_1} = [+1 +1 -4 +3 +1 +1 -2 (-6)]/\sqrt{2}$$

两级分解 噪声去除, 括号内保留 部分数据

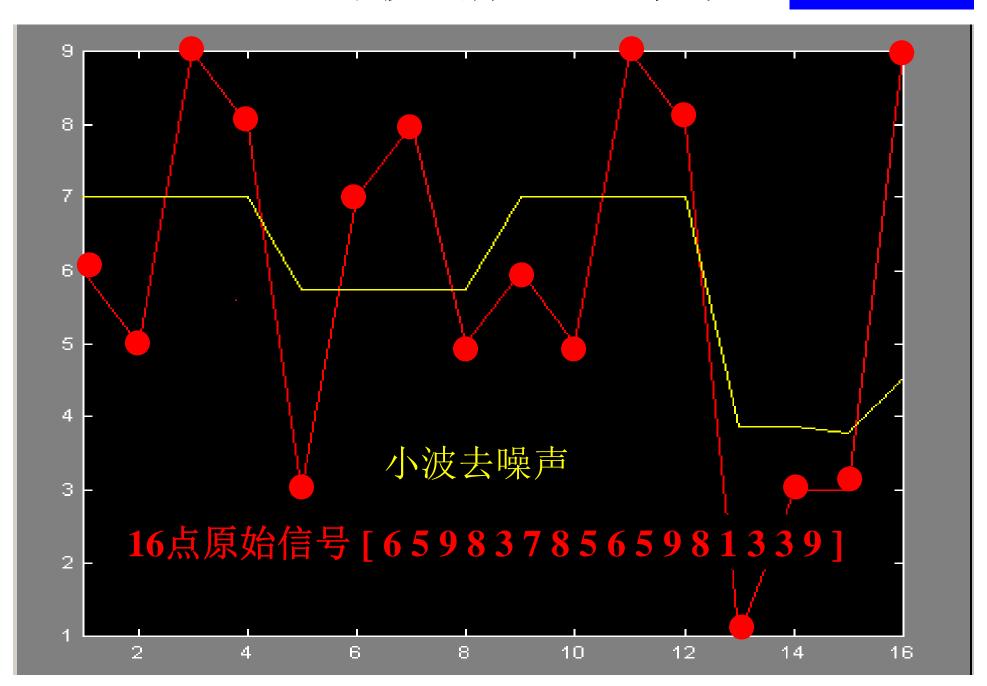


小波去噪声16点 [6598378565981339]



Haar小波去噪声(16点信号)

两级分解

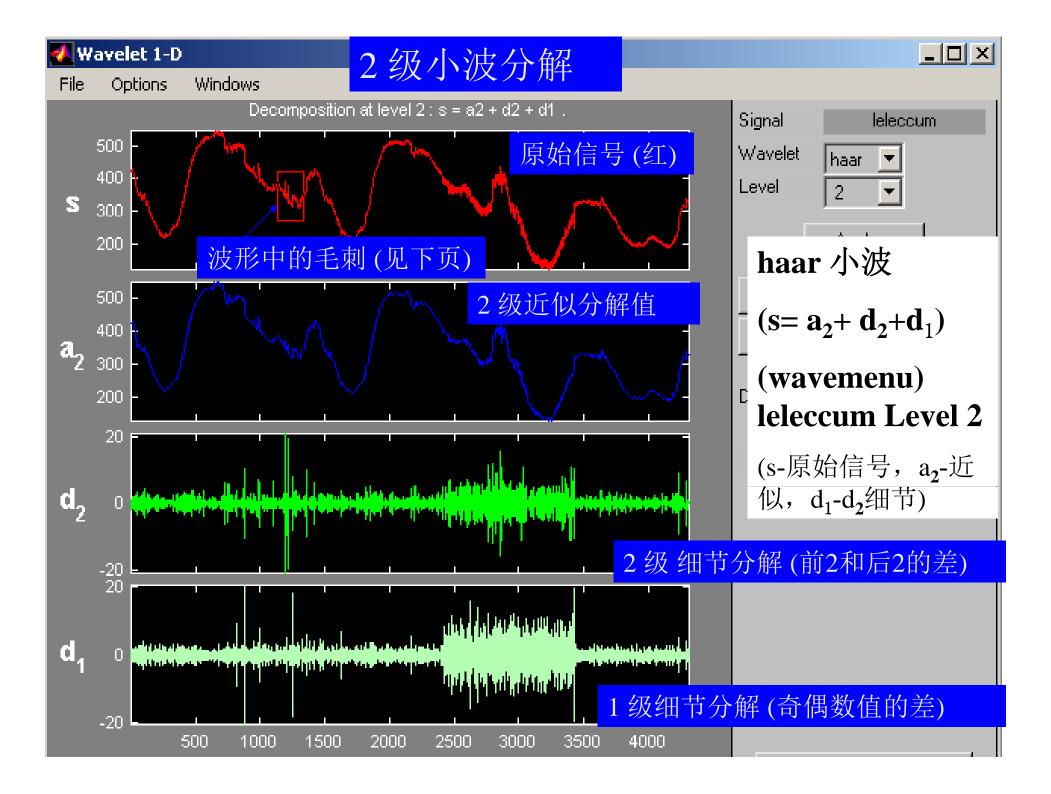


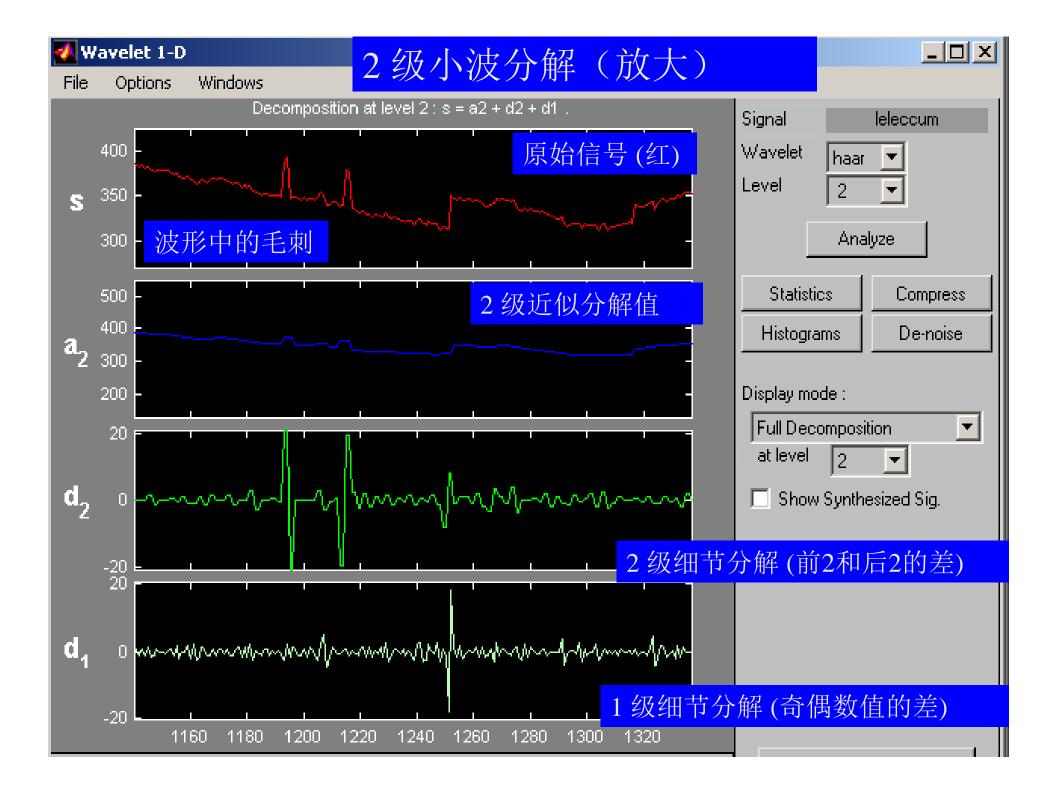
一维信号的小波变换例子 2 (电压曲线)

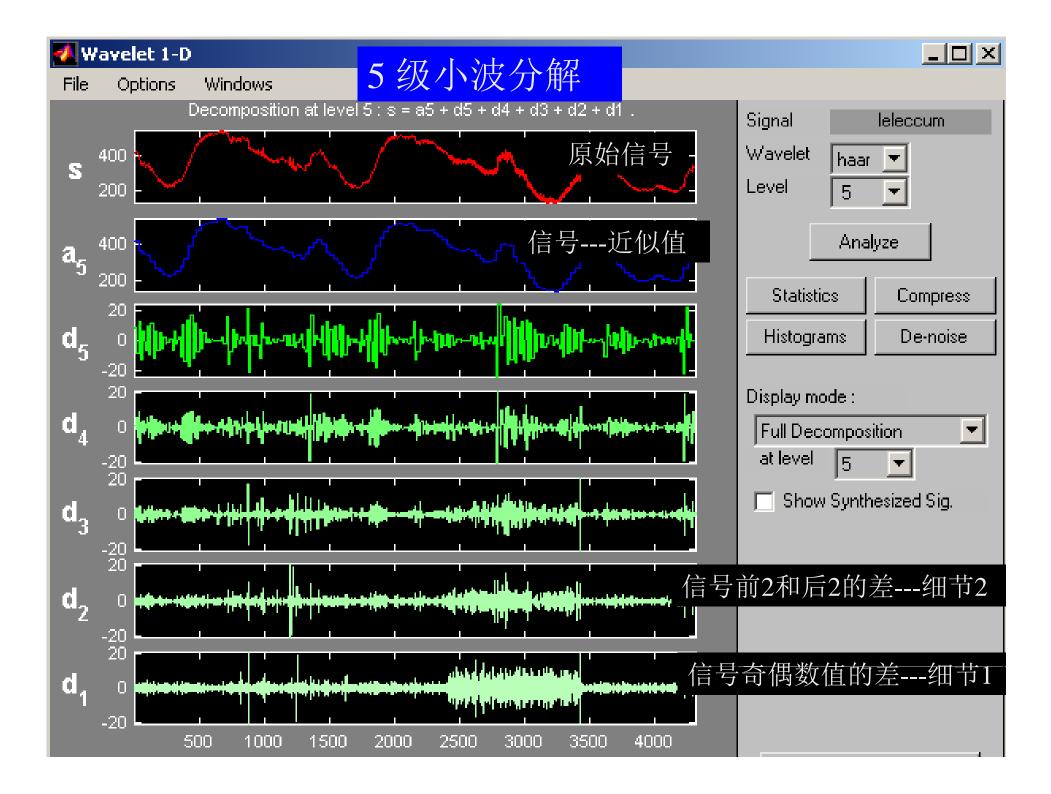
通过MATLAB实现(wavemenu)波形图

(MATLAB \ toolbox \ wavelet \ wavedemo\ leleccum.mat)

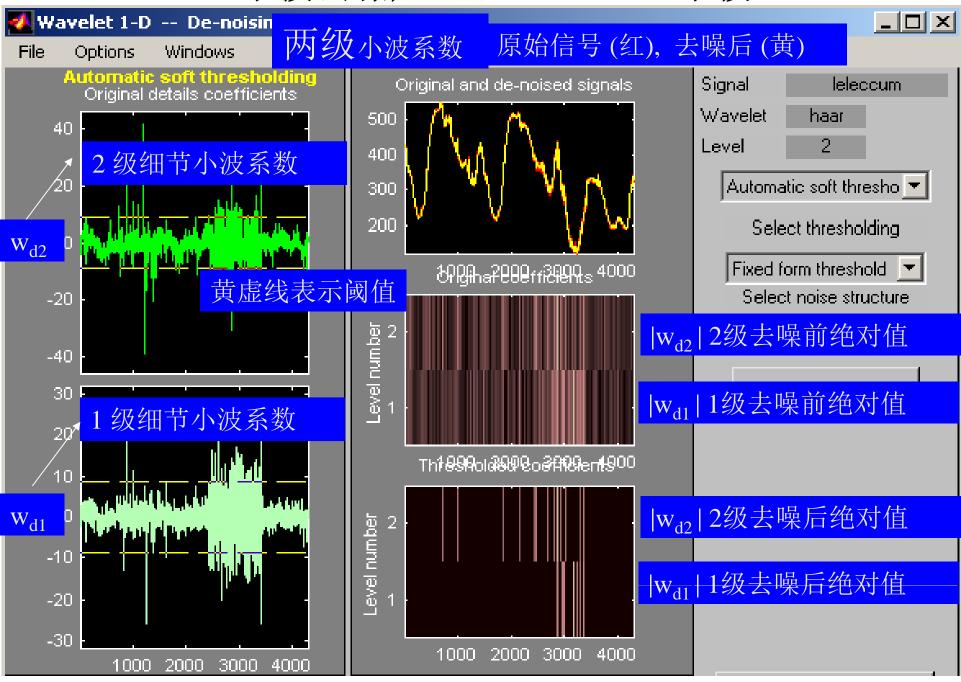
是"电网监视的电压曲线", 有4570个点 Haar小波变换



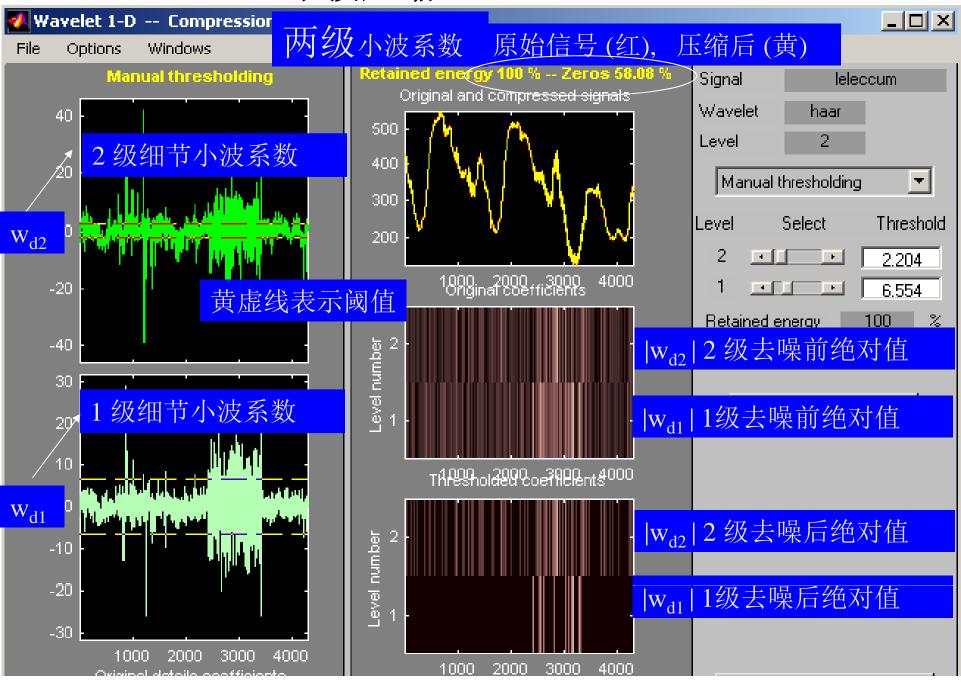




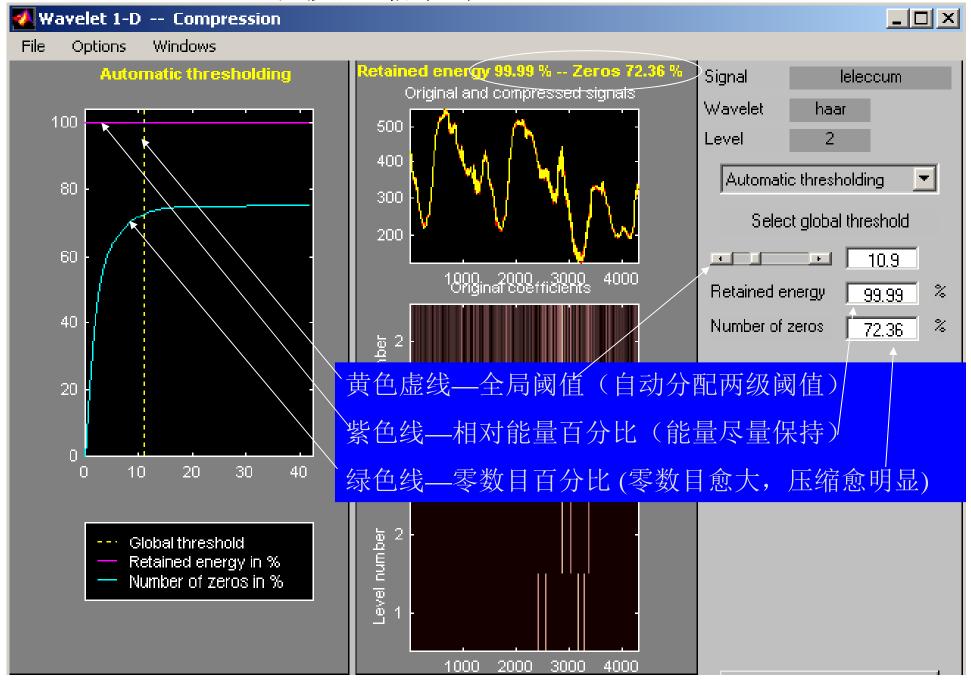
小波去噪声 leleccum haar 小波



小波压缩 leleccum haar



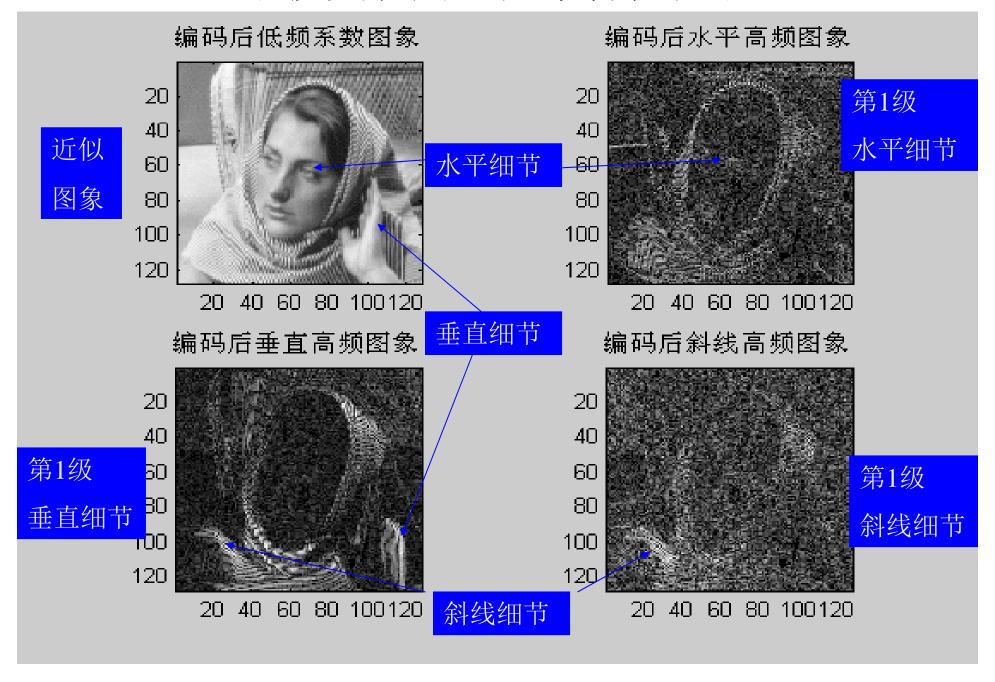
小波压缩效果 leleccum haar

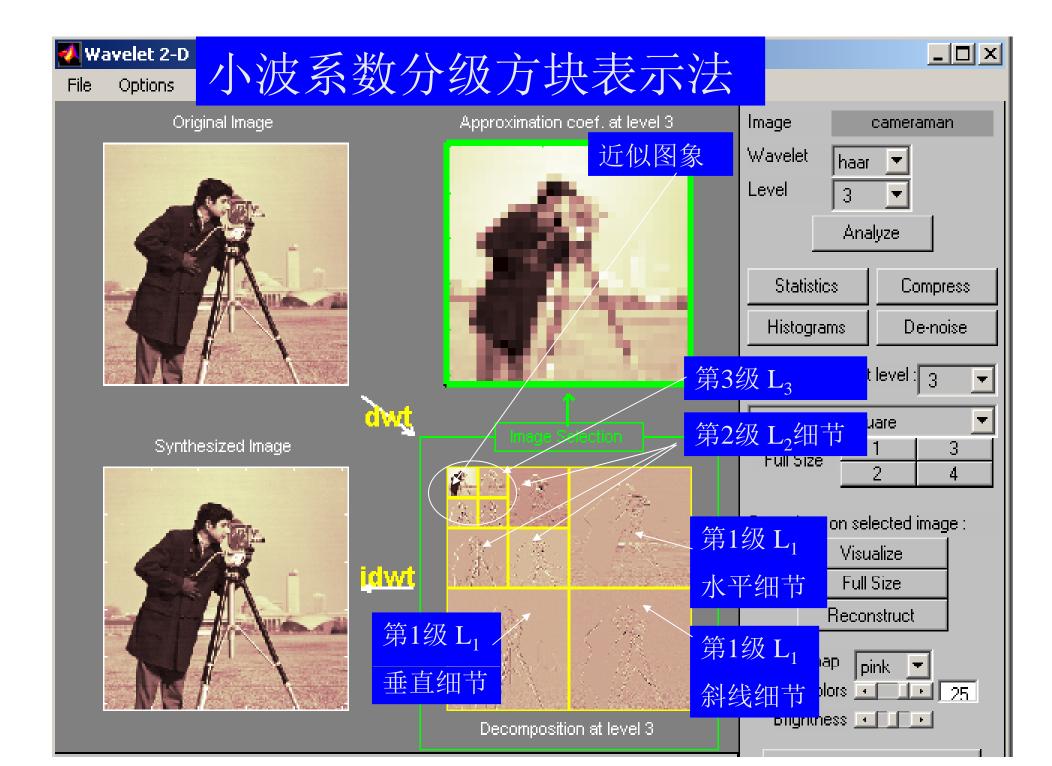


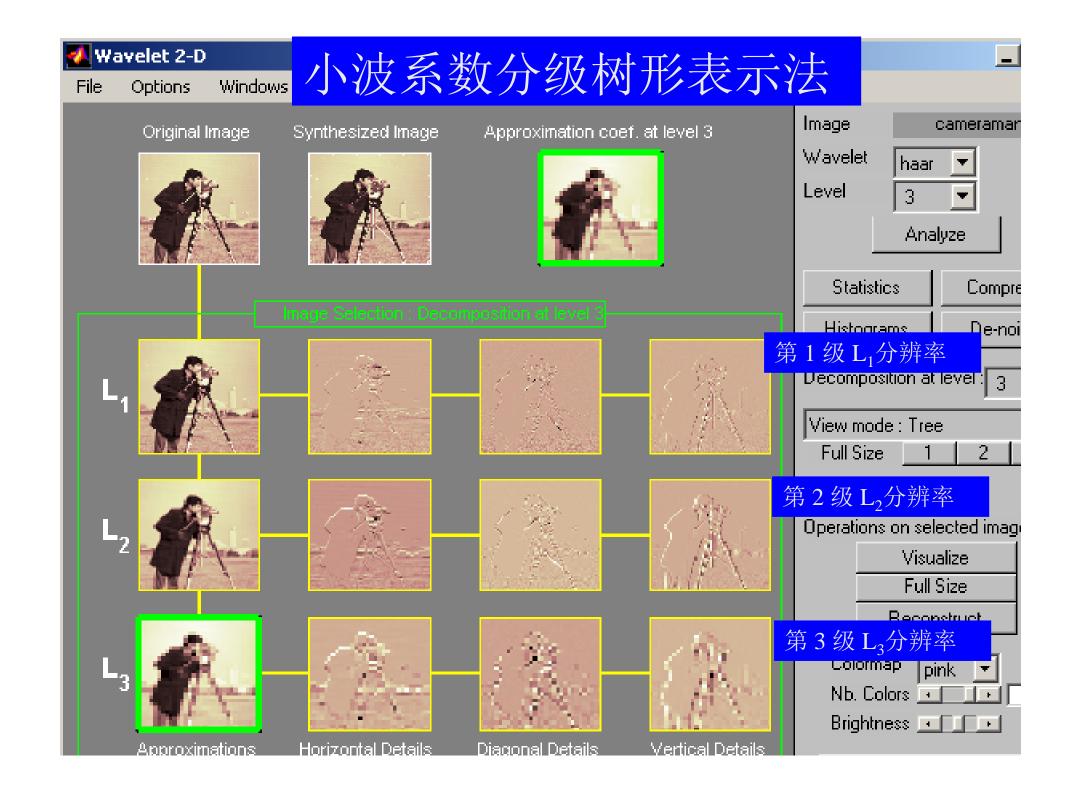
3、小波分析在图象处理中的应用

- 图象是二维信号,其小波变换相当于二次一维信号的小波变换:。
 - (1) 第一次一维信号的小波变换相当于 图象的行变换。
 - (2) 第二次一维信号的小波变换相当于 图象的列变换。
- 小波变换用于图象压缩有良好的效果, 已形成图象压缩的标准如JPEG2000。

小波变换用于图象特征抽取



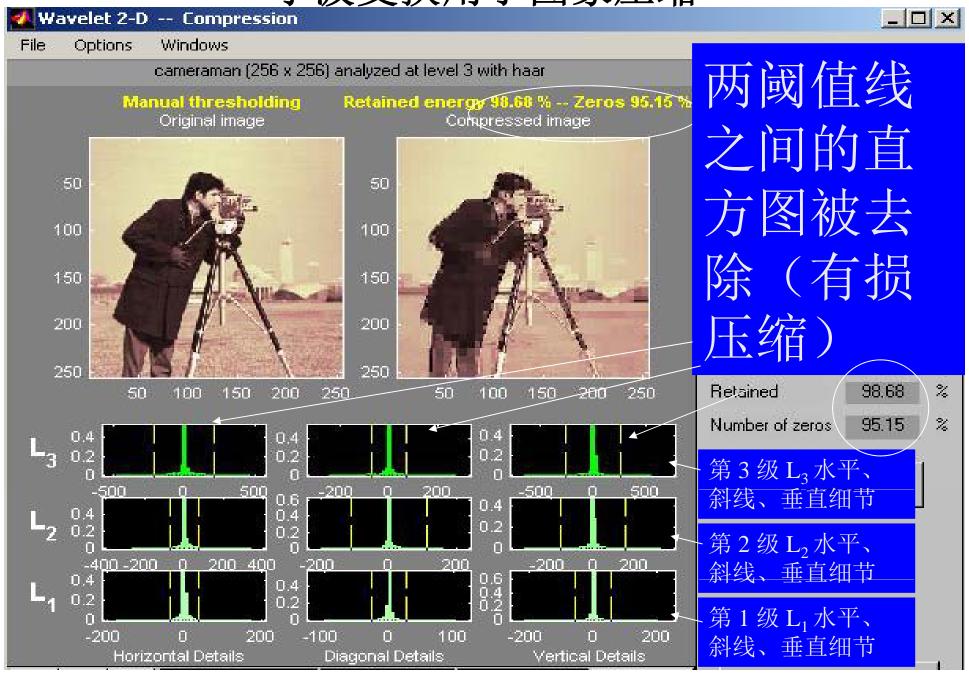




小波变换用于图象压缩

- 采用小波进行压缩。作"小波变换"后,统计 特性有改善,消除行和列之间的相关关系。
- 有损压缩:根据视觉原理,不同分辨率小波系 数进行比特分配。然后转换到一维作熵编码, 如算术编码或霍夫曼编码。
- 无损压缩:选择"整数小波变换",无舍入误差。但不能进行比特分配。

小波变换用于图象压缩



小波变换用于无损数据隐藏

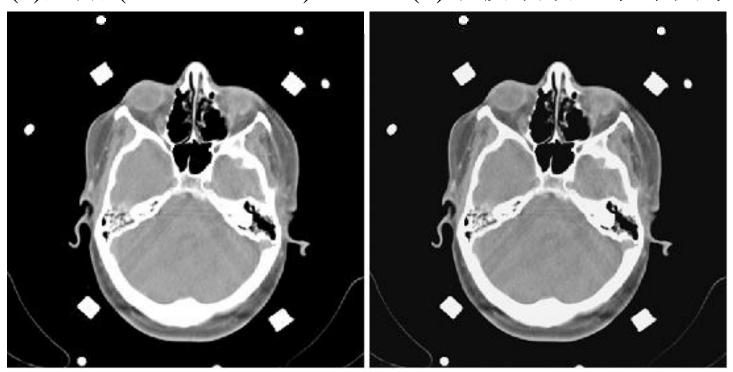
- 无损数据隐藏:是基于无损压缩:选择"整数小波变换",无舍入误差。例如可以采用第二代小波。
- 第一个无损数据隐藏是1999年科达公司发表的一个专利。由于法律上原因,医学图象数据隐藏必须是无损的。此外、无损数据隐藏在电子银行、电子政务、电子商务、图象建档等有广泛的用途。

数据嵌入核磁共振医学图象 (可无损恢复)

(水印图象见下页)

(a)原始 (512×512×8)

(b)小波域嵌入水印图象



水印图象

(192×120×2 二值图象)

老拳搏古道儿中嚼新书

新民時报 2002年6月14日 22版

小波变换用于无损数据隐藏(交通图象)



原始图象 (1024×768)

信息隐藏后的伪装图象(1024×768)

52



同时隐藏 5 张 (320×280) 图象 (见下页)

同时隐藏的 5 张 (320×280) 交通图象,可完全恢复



小波变换用于图象水印

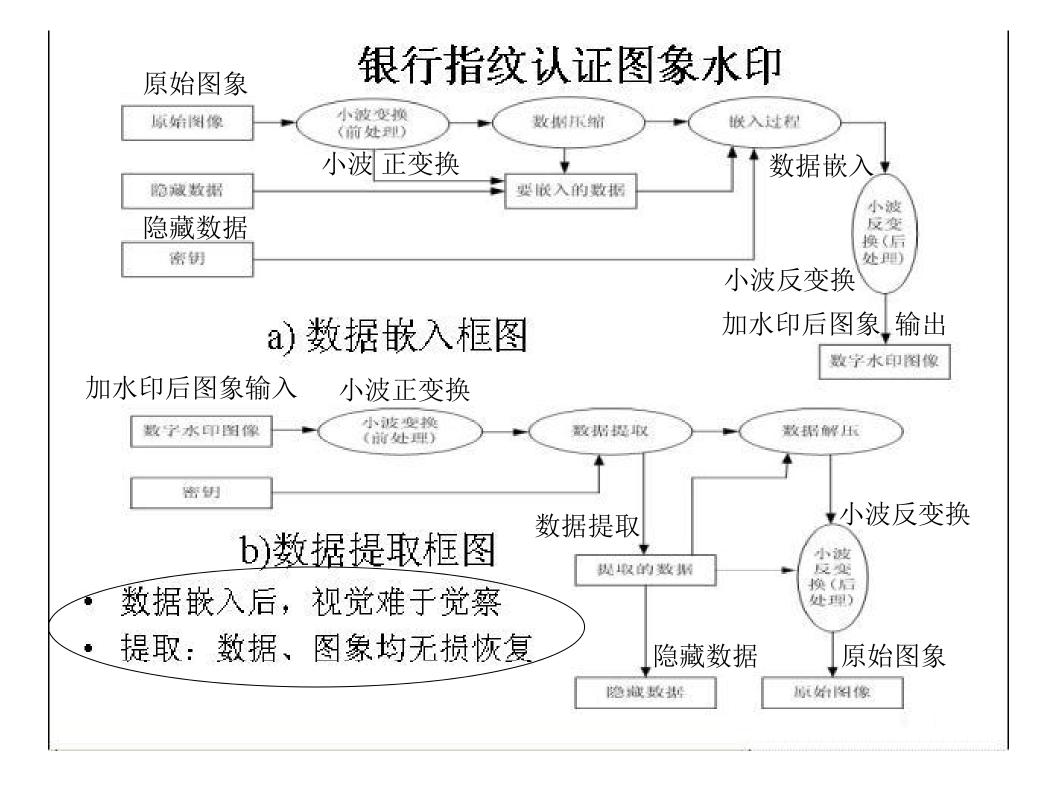




指纹原始图象

嵌入水印(取款密码等)后图象

- 指纹传感器:标准的Veridicom指纹鼠标
- 指纹开发工具: Veridicom Authentication SDK以Windows 的DLL库方式提供
- 指纹库: (Fingerprint Verification Competition, FVC)。 FVC2000 db1是由光学设备采集; FVC2000 db2是由电容设备采集。



小波分析最新进展

- (1) 第二代小波, 称提升算法, 可用于整数小波。
- (2) 嵌入零树法,获得更优良的效果。
- (3) 小波与统计理论结合。
- (4) 商品化,如"JPEG2000"小波图象压缩标准,MATLAB小波计算包等。

"小波分析及其应用" 讲座 小结

(1) 小波分析理论上比较完善

小波变换基,既具有频率局域性质,又具有时间局域性质。小波变换的多分辨度的变换,能在多个尺度上分解,便于观察信号在不同尺度(分辨率)上不同时间的特性。

(2) 小波分析有广泛的实用性

小波变换存在快速算法,对于M点序列而言,计算复杂性为: O(M),处理快速。小波变换基函数有多种类型,可以是正交的,也可以是非正交(双正交),比傅里叶变换更加灵活。

(http://grxuan.xiloo.com/wavelet) (完)

附录1: 2级 Haar小波变换4点例子

原始信号

$$s = [6 \ 5 \ 9 \ 8]$$

1级小波近似系数
$$w_{a1} = [6+5 9+8]/\sqrt{2} = [7.7782 12.0208]$$

1级小波细节系数
$$w_{d_1} = [6-5 \ 9-8]/\sqrt{2} = [0.7071 \ 0.7071]$$

2级 小波近似系数
$$w_{a2} = (6+5+9+8)/2 = 28/2 = 14$$

2级小波细节系数
$$w_{d2} = [(6+5)-(9+8)]/2 = -6/2 = -3$$

序	信号	1级 小波系数	2级小波系数		
	S	$\mathbf{w}_1 = [\mathbf{w}_{a1}, \mathbf{w}_{d1}]$	$w_2 = [w_{a2}, w_{d2}, w_{d1}]$		
1	6	$7.7782 w_{a1}$	$\phantom{00000000000000000000000000000000000$		
2	5	12.0208	$-3.0000 \qquad w_{d2}$		
3	9	$0.7071 \frac{w_{d1}}{}$	0.7071 w_{d1}		
4	8	0.7071	0.7071		

细节系数(w_{d1})形成后不再变化($s, w_1, w2$ 的平方和不变)

附录2:一级、二级小波16点

		· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·	
序	信号	一级小波	二级小波
	S	$w_1 = [w_{a_1}, w_{d_1}]$	$w_2 = [w_{a2}, w_{d2}, w_{d1}]$
1	6	7.7782	14.0000
2	5	12.0208	11.5000
3	9	7.0711	$14.0000 \frac{W_{a2}}{}$
4	8	9.1924 W _{a1}	8.0000
5	3	7.7782	-3.0000
6	7	12.0208	-1.5000
7	8	2.8284	-3.0000 $\frac{W_{d2}}{}$
8	5	8.4853	-4.0000
9	6	0.7071	0.7071
10	5	0.7071	0.7071
11	9	-2.8284	-2.8284
12	8	2.1213	2.1213
13	1	0.7071 W _{d1}	0.7071 W_{d1}
14	3	0.7071	0.7071
15	3	-1.4142	-1.4142
16	9	-4.2426	-4.2426

附录3:	小波去噪声16点		
小油玄粉	小油系粉	土温書	

序	信号	小波系数	小波系数	去噪声	去噪声	s _{dn} 乘4
n	S	\mathbf{w}_1	\mathbf{w}_2	小波 \mathbf{w}_2	信号s _{dn}	取整
1	6	7.7782	$14.0000 \mathrm{w_a}$	14.0000	7.0000	28
2	5	12.0208	11.5000	11.5000	7.0000	28
3	9	7.0711	14.0000	14.0000	7.0000	28
4	8	9.1924	8.0000	8.0000	7.0000	28
5	3	$7.7782 \frac{W_a}{W_a}$	$-3.0000 W_{d2}$	0	5.7500	23
6	7	12.0208	-1.5000	0	5.7500	23
7	8	2.8284	-3.0000	\ 0 /	5.7500	23
8	5	8.4853	4.0000	-0.5000	5.7500	23
9	6	$0.7071 \frac{1}{W_d}$	0.707	0	7.0000	28
10	5	0.7071	$0.707 \frac{W_{d1}}{}$	0	7.0000	28
11	9	-2.8284	-2.8284	0	7.0000	28
12	8	2.1213	2.1213	О	7.0000	28
13	1	0.7071	0.7071	0	3.7500	15
14	3	0.7071	0.7071	O /	3.7500	15
15	3	-1.4142	\-1.4142 /	0	3.8964	16
16	9	-4.2426	-4.2426	-0.5000	4.6036	18
				去。	操声W _{d1}	60

去噪声W_{d2}