

Instituto Federal de Educação, Ciência e Tecnologia do Ceará PPGER — PPGCC

Aula 7: Transformadas Wavelet

Processamento Digital de Imagens
Prof. Dr. Pedro Pedrosa

pedrosarf@ifce.edu.br

pedropedrosa.maracanav.ifce.edv.br

Introdução

- A transformada wavelet tem recebido uma grande atenção devido a sua facilidade em comprimir, transmitir e analisar imagens;
- Em geral esta transformada está sendo usada em inúmeros campos como processamento de voz, ciência da terra, geofísica, física médica, astronomia e sensoriamento remoto.
 - A transformada wavelet expande um sinal através conjunto completo de funções de base com freqüência e duração limitada.

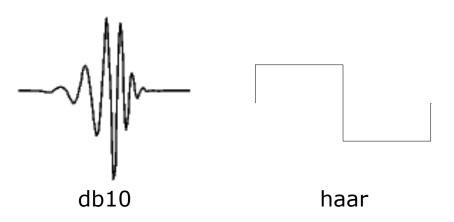




Figura 1: Exemplos de Funções *Wavelets*

Introdução

- O interesse cresceu principalmente devido a teoria multiresolução proposta por Mallat (1987).
- Esta teoria unifica e incorpora diferentes técnicas, podendo ser usada em vários domínios de conhecimento:
 - Codificação em Sub-bandas
 - Filtragem com filtros de quadratura espelhados
 - Processamento piramidal de imagens
- Ferramenta de análise espaço / frequência
 - A decomposição de um sinal com uma determinada função wavelet permite o tratamento da energia contida no sinal, em função tanto da dimensão espacial (ou tempo) como da escala da wavelet (freqüência).



Wavelet x Fourier

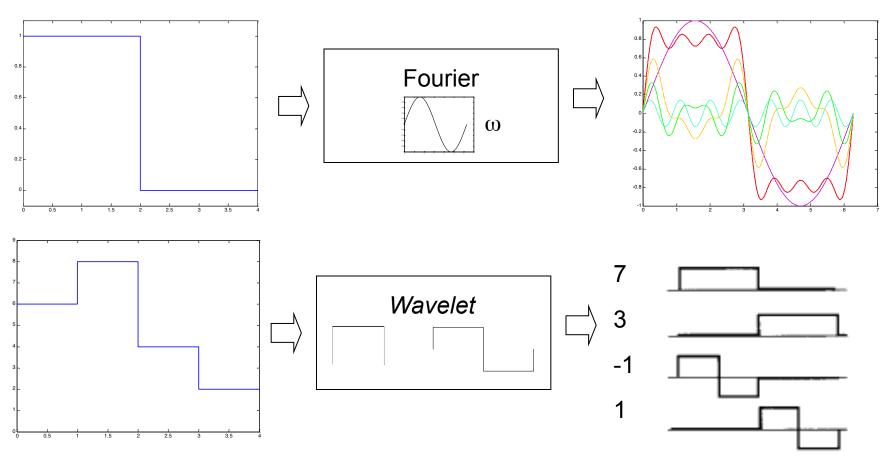


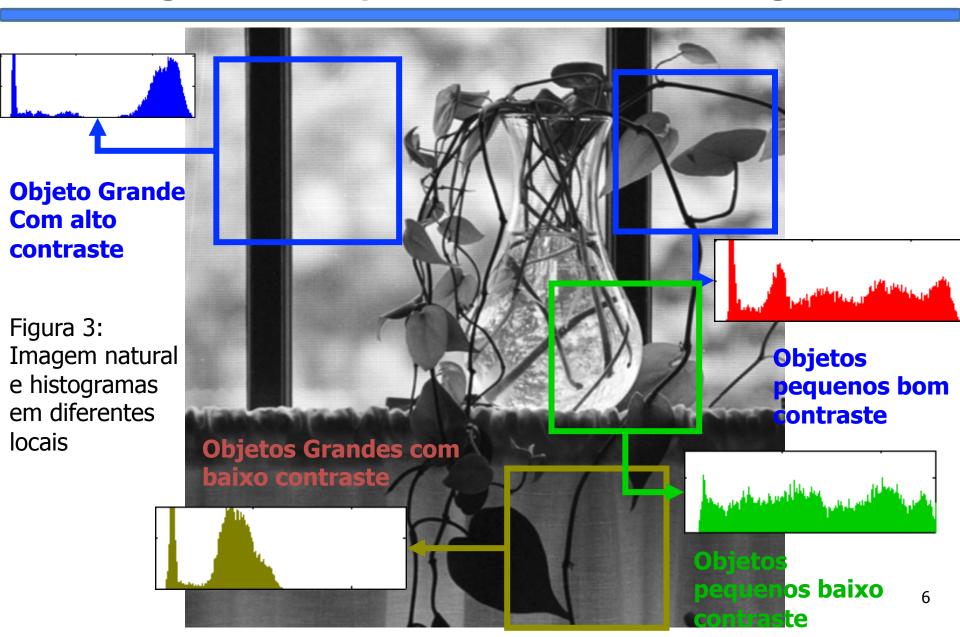
Figura 2: Comparação entre *Wavelets* e Fourier



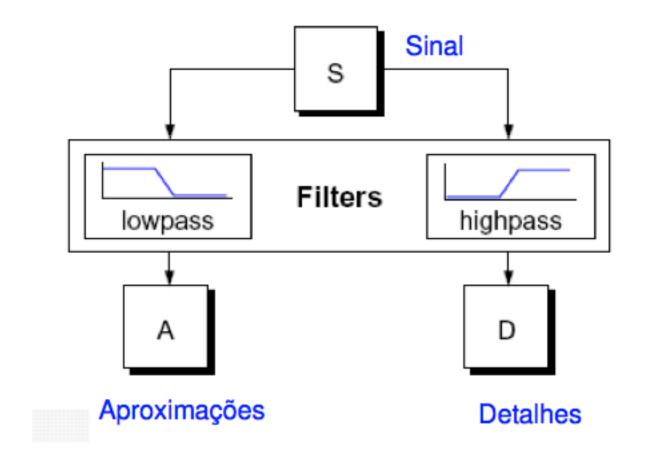
Fundamentos

- Regiões com semelhantes textura e contraste combinadas formam objetos na imagem
- Resolução
 - Altas resoluções detectam objetos pequenos ou em baixo contraste
 - Baixas resoluções detectam objetos grandes ou de alto contraste
 - Para detectar diferentes objetos é necessário analisar várias resoluções (multi-resolução)
- Freqüência
 - Altas freqüências representam bordas
 - Baixas freqüências representam regiões homogêneas

Regiões Importantes da Imagem



Processo de filtragem





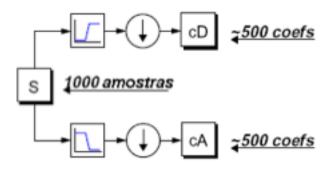
- Processo de filtragem
 - Problema: Suponha que o sinal original tem 1000 amostras...
 - Com esse processo de filtragem, passamos a ter dois sinais cada um com 1000 amostras
 - Esse aumento na quantidade de dados não é interessante
 - Podemos pegar apenas uma em cada duas amostras dos sinais filtrados
 - Assim, ficaríamos apenas com as 1000 amostras
 - Essa é a idéia de Downsampling

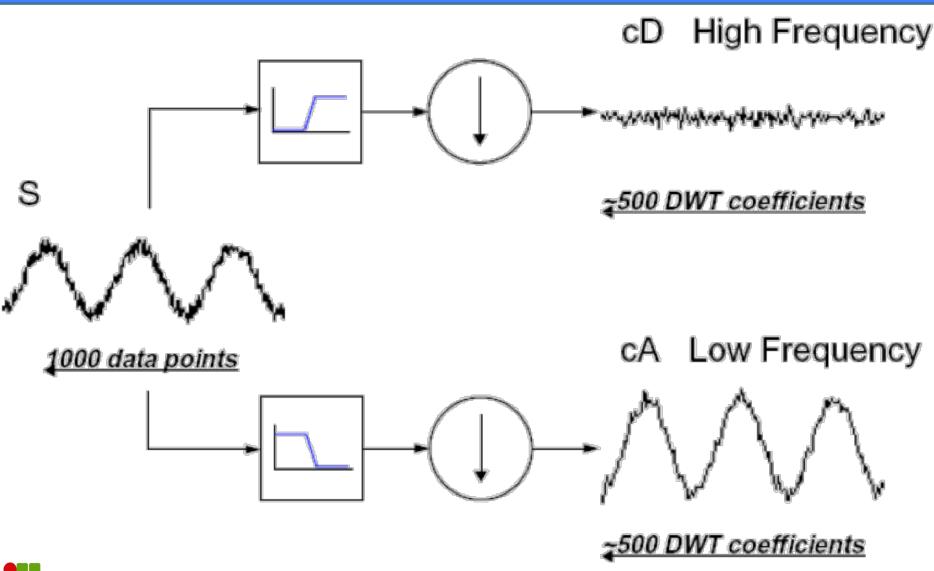


Ou seja, ao invés de:



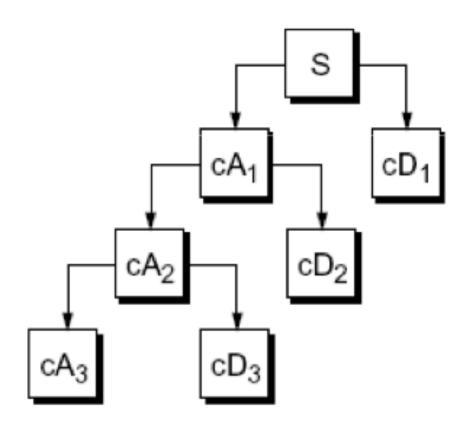
Temos agora:

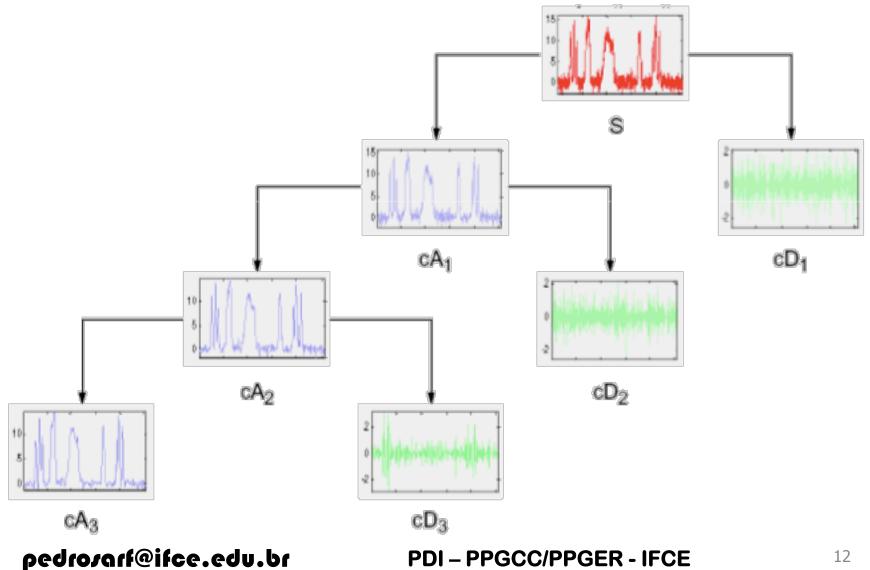






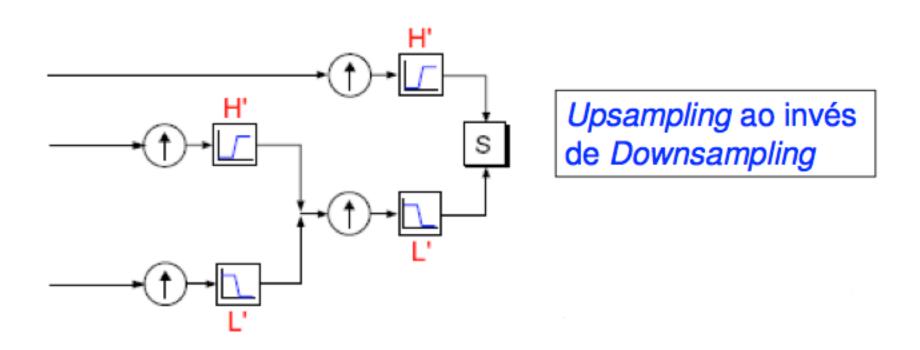
Decomposição em múltiplos níveis



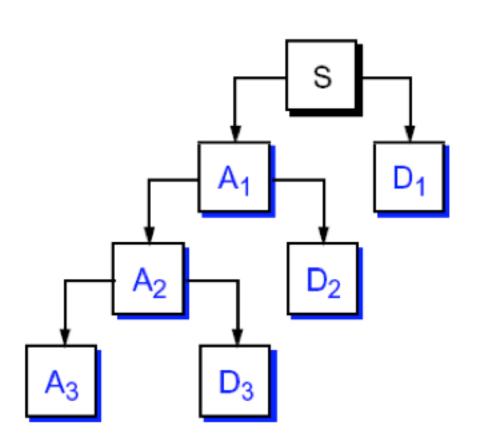




- O que a análise de wavelets faz é decompor um sinal
- O processo inverso é a reconstrução ou síntese do sinal



Componentes de um sinal reconstruído



$$S \approx A_1 + D_1$$

 $\approx A_2 + D_2 + D_1$
 $\approx A_3 + D_3 + D_2 + D_1$

- Famílias de wavelets
 - Definem a forma da wavelet mãe
 - Haar
 - Daubechies
 - Biortogonal
 - Coiflets
 - Symlets
 - Shannon

Pirâmide de imagens

A pirâmide é uma coleção de imagens com diferentes resoluções.

 A base representa a mais alta resolução e o topo representa a mais baixa resolução

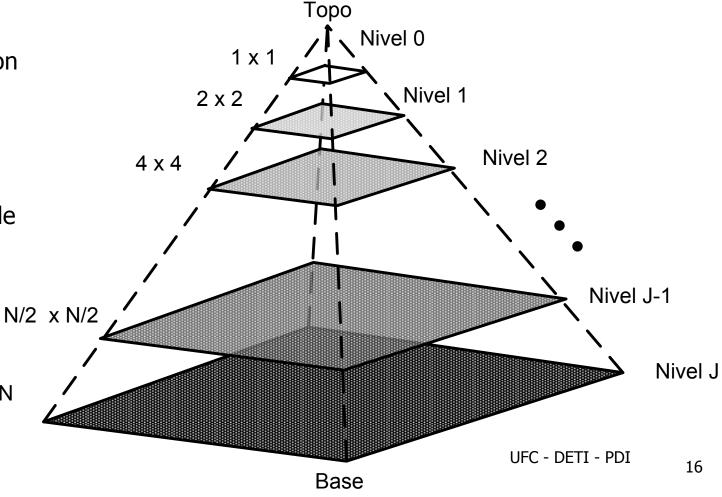
Utilização

Machine Vision

Compressão

Figura 4: Estrutura de pirâmide de imagens

 $N \times N$





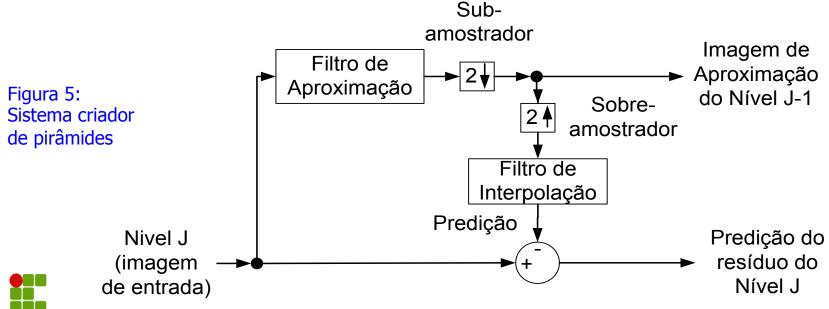
Algoritmo de Decomposição Piramidal

Algoritmo

- Diminuir a resolução.
- Filtrar e depois sub-amostrar a imagem filtrada, formando a imagem de aproximação.
- Re-amostrar, utiliza um filtro de interpolação, formando a predição
- Calcular a diferença entre a predição e a original para calcular a imagem de detalhes.

Filtros

- Sem filtragem (causa aliasing nos níveis mais altos)
- Média
- Passa-baixa Gaussiano Algoritmo





Pirâmide de Imagens

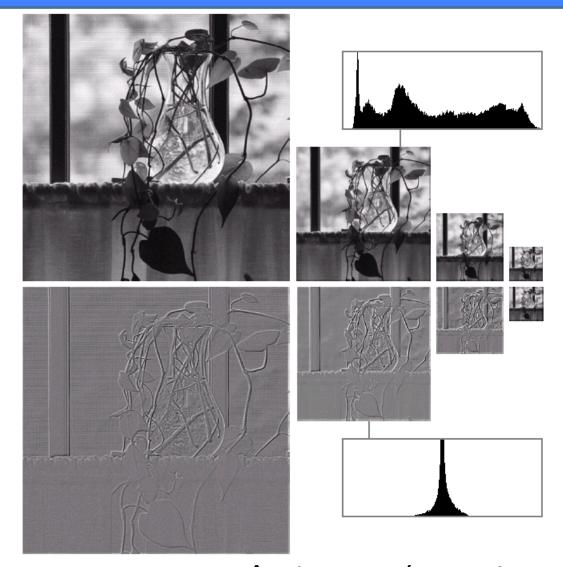




Figura 6: Duas Pirâmides e estatísticas: a) Gaussiana (aproximação) e Laplaciana (predição)

Pirâmide de Imagens

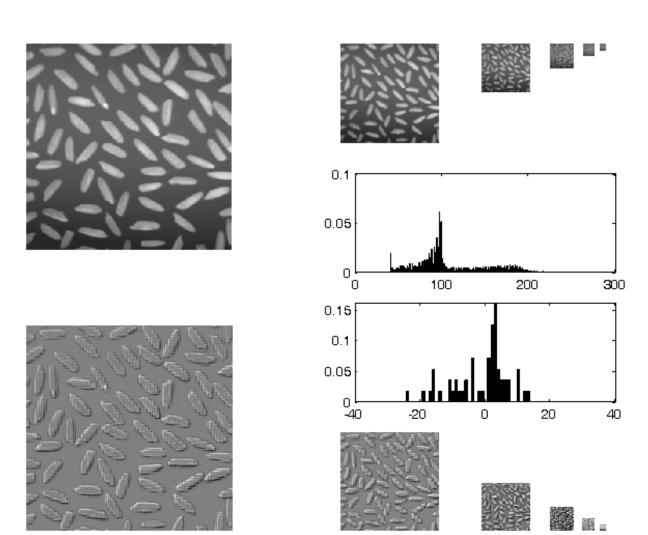




Figura 7: Duas Pirâmides e estatísticas: a) Gaussiana (aproximação) e Laplaciana (predição)

Transformada Haar

- É a função de base wavelet mais antiga e mais simples, também conhecida como função wavelet ortogonal.
- A transformada Haar é separável e simétrica e pode ser expressada pela matriz de transformação:

T = HFH

- Matrizes
 - F é a imagem N x N,
 - H é a Matriz de transformação (N x N)
 - T é a transformada (N x N)
- H contém as funções de bases, h_k(z). Definidas sobre o espaço contínuo e fechado z.



Transformada Haar

Para Gerar H:

$$h_k(z) = \frac{1}{\sqrt{N}} \begin{cases} 2^{p/2} & z \in [(q-1)/2^p, (q-0.5)/2^p) \\ -2^{p/2} & z \in [(q-0.5)/2^p, q/2^p) \\ 0 & \text{para outros valores de z.} \end{cases}$$

Onde

$$k \in [0, N-1] \Rightarrow N = 2^n \Rightarrow p \in [0, n-1]$$

$$q = \begin{cases} 0 \text{ ou } 1 & \text{se } p = 0 \\ 0 \text{ L } 2^p & \text{se } p \neq 0 \end{cases}$$

- Exemplo
- Para N = 4Valores de K:

k p q		
0	0	0
1	0	1
2	1	1
3	1	2

Matriz

$$\mathbf{H} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ \sqrt{2} & -\sqrt{2} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sqrt{2} & -\sqrt{2} \end{bmatrix}$$



Fundamentos Transformada Haar

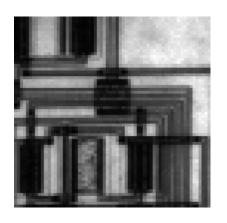
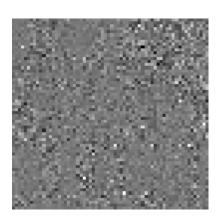


Figura 13: Decomposição utilizando a transformada de Haar.





Transformada Haar

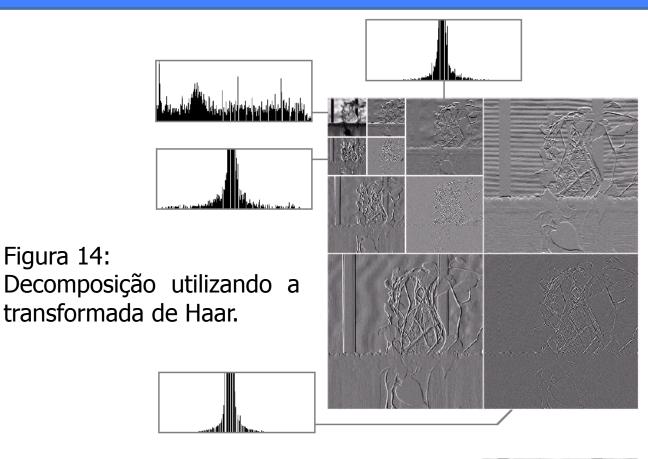




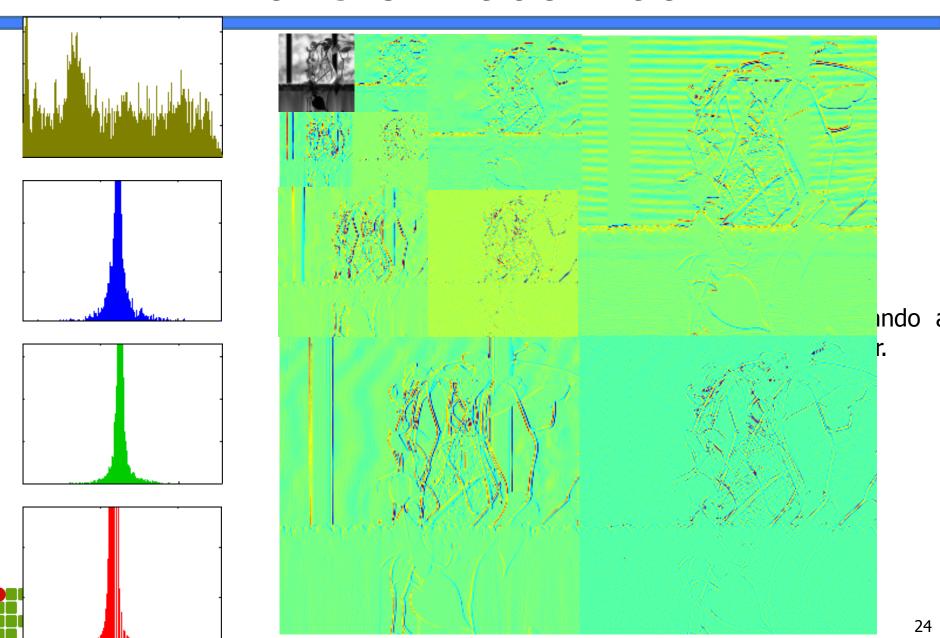






Figura 14:

Transformada Haar



- Exemplo utilizando Matlab
 - Comando no MatLab>> wavemenu
 - Link:

http://www.mathworks.com/help/wavelet/ref/wavemenu.html

- Exemplo utilizando OpenCv com Linguagem C
 - Link:

http://stackoverflow.com/questions/20071854/wavelet-transform-in-opency



Encaminhamentos

- Dúvidas?
- Próximo assunto
 - Processamento de Imagens Digitais Coloridas