

# Aula 4

# Transformada Discreta Wavelet

# DWT

## Conteúdo:

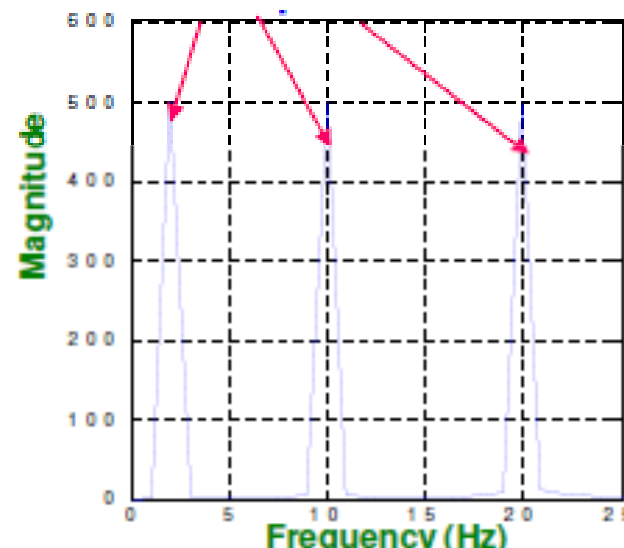
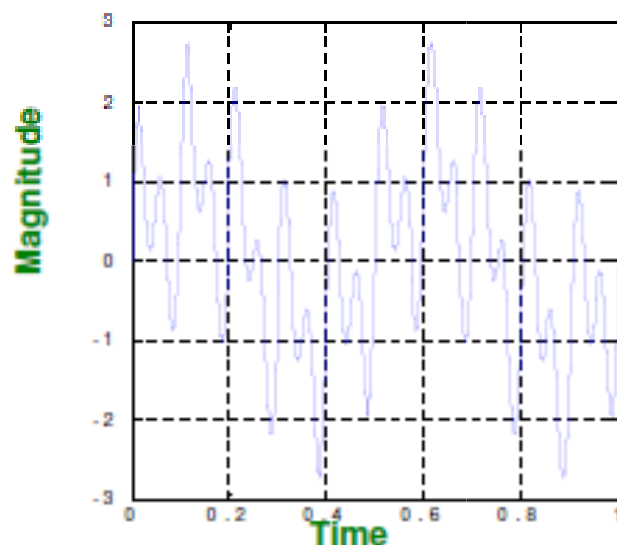
- 1) Wavelets
- 2) Wavelet da Família de Haar
- 3) Wavelet da Família Daubechies
- 4) Aplicações.

## Transformada de Fourier:

- Representa um sinal como uma série de senos e cossenos;
- Considera o sinal todo;
- É apropriado para sinais estacionários (frequência não muda com o tempo)

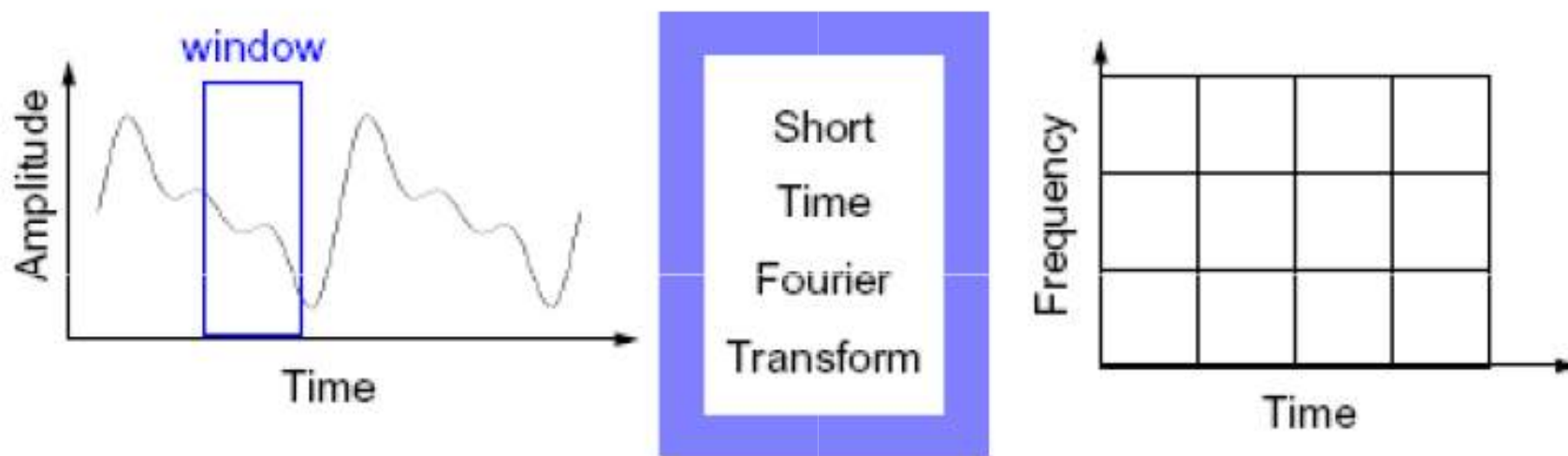
2 Hz + 10 Hz + 20Hz

Estacionário



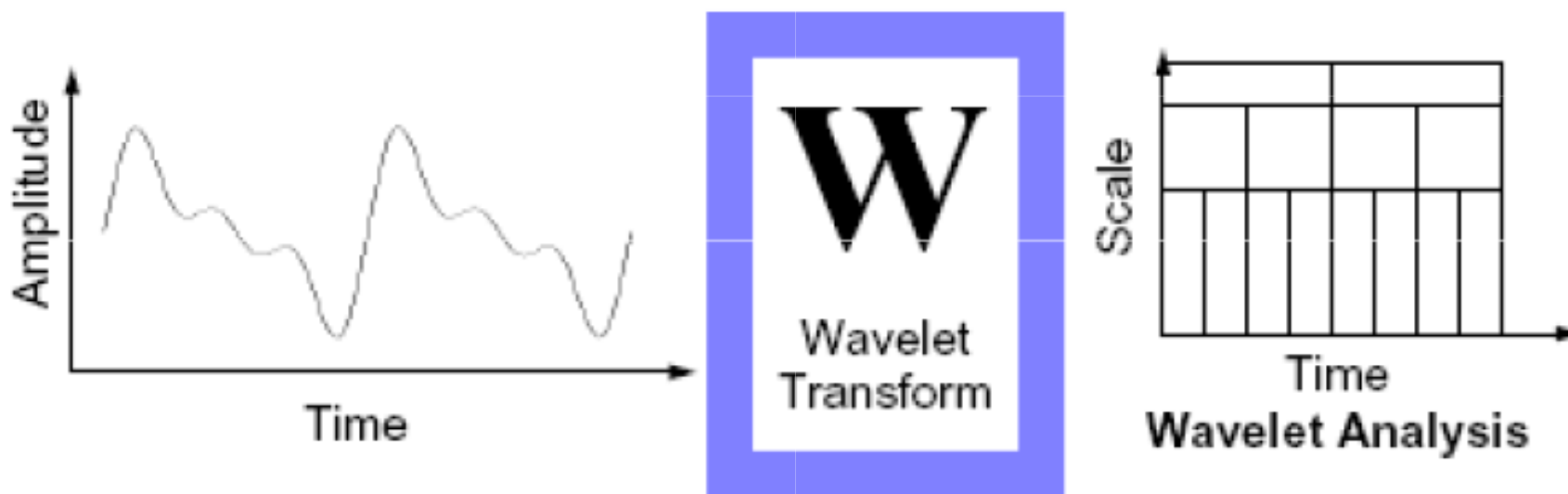
## Alternativas:

- **Transformada de Fourier de Tempo Curto** (Short Time Fourier Transform), janelando o sinal em pontos estacionários. (1946)
- Mas se as janelas tivessem comprimentos variados devidos aos critérios de linearidade do sinal?
- Janela pequena = pouca informação;
- Janela grande = diminuição da estacionaridade;



## Alternativas:

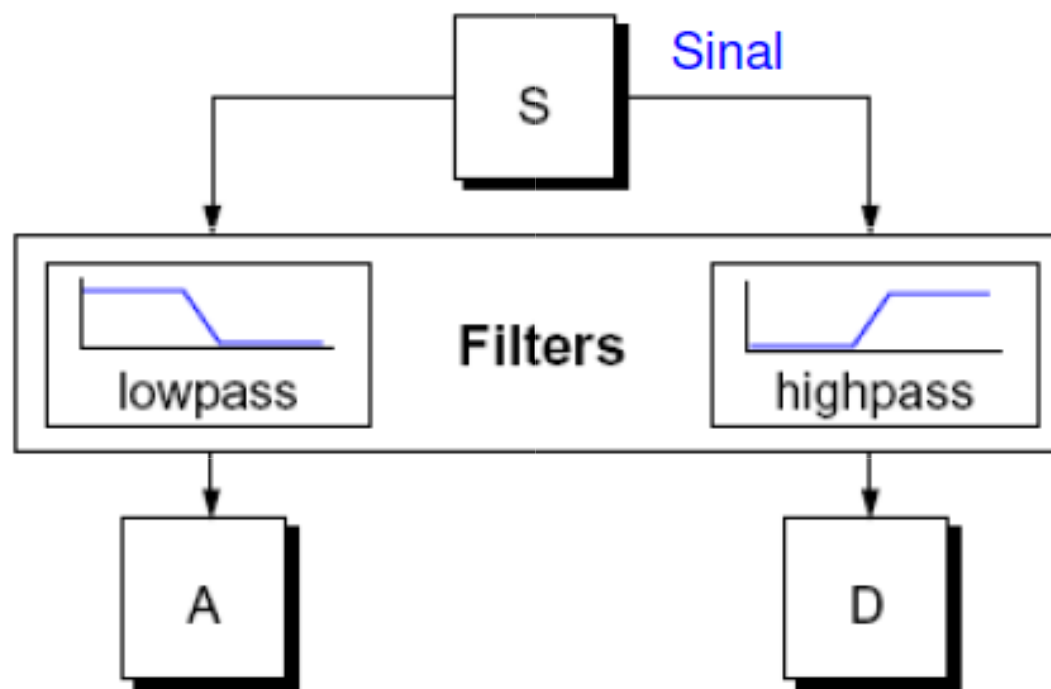
- Transformada em janelas com tamanhos variados = Wavelet;
- Janelas grandes com informações sobre altas frequências;
- Janelas menores com informações sobre baixas frequências;



## Wavelet

- Pequena onda (de comprimento finito);
- Wavelet Mãe é a função que analisa o sinal.
- A DWT de um sinal discreto  $f[]$ , contendo  $n$  amostras (pontos), é um outro sinal discreto  $y[]$ , também de  $n$  pontos.
- O sinal transformado ( $y[]$ ) contém informações sobre as frequências que compõe o sinal original ( $f[]$ ), e também onde tais frequências se localizam dentro de  $f[]$ .
- DWT é um processo de filtragem digital no domínio do tempo (via convolução discreta) seguida de downsampling por 2.

## Wavelet



Aproximações

Detalhes

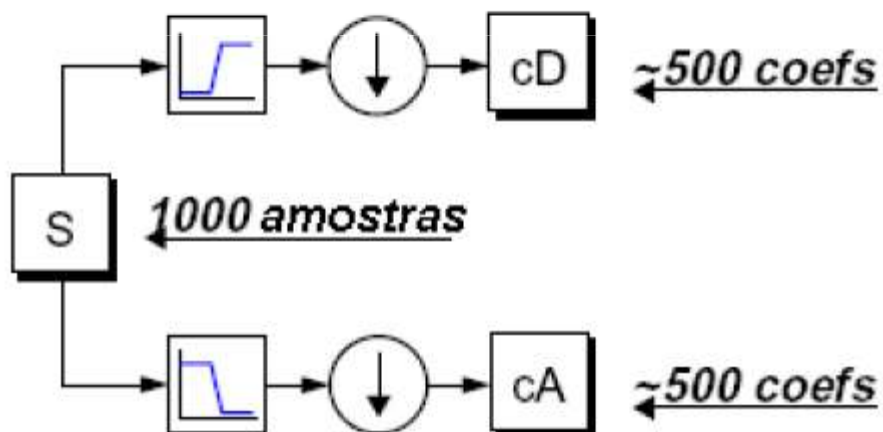
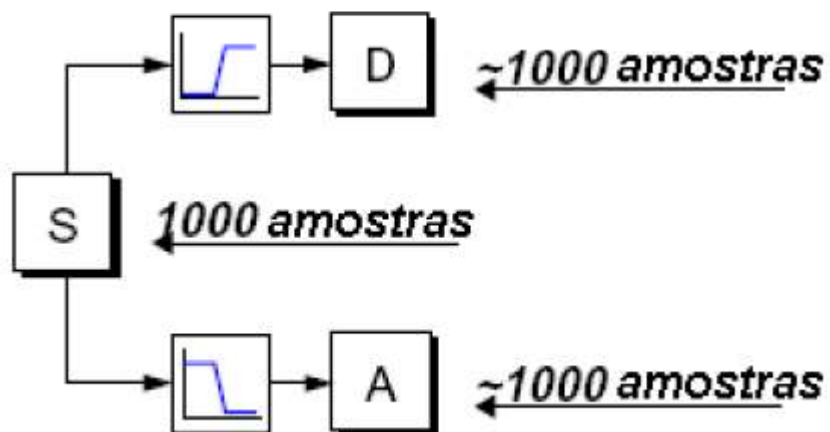
- Componentes de alta escala e baixa frequência do sinal

- Componentes de pequena escala e alta frequência do sinal

## Wavelet

- Algoritmo de Mallat (1988), implementa a análise de wavelets usando filtros, também conhecidos como ***two-channel subband coder***.

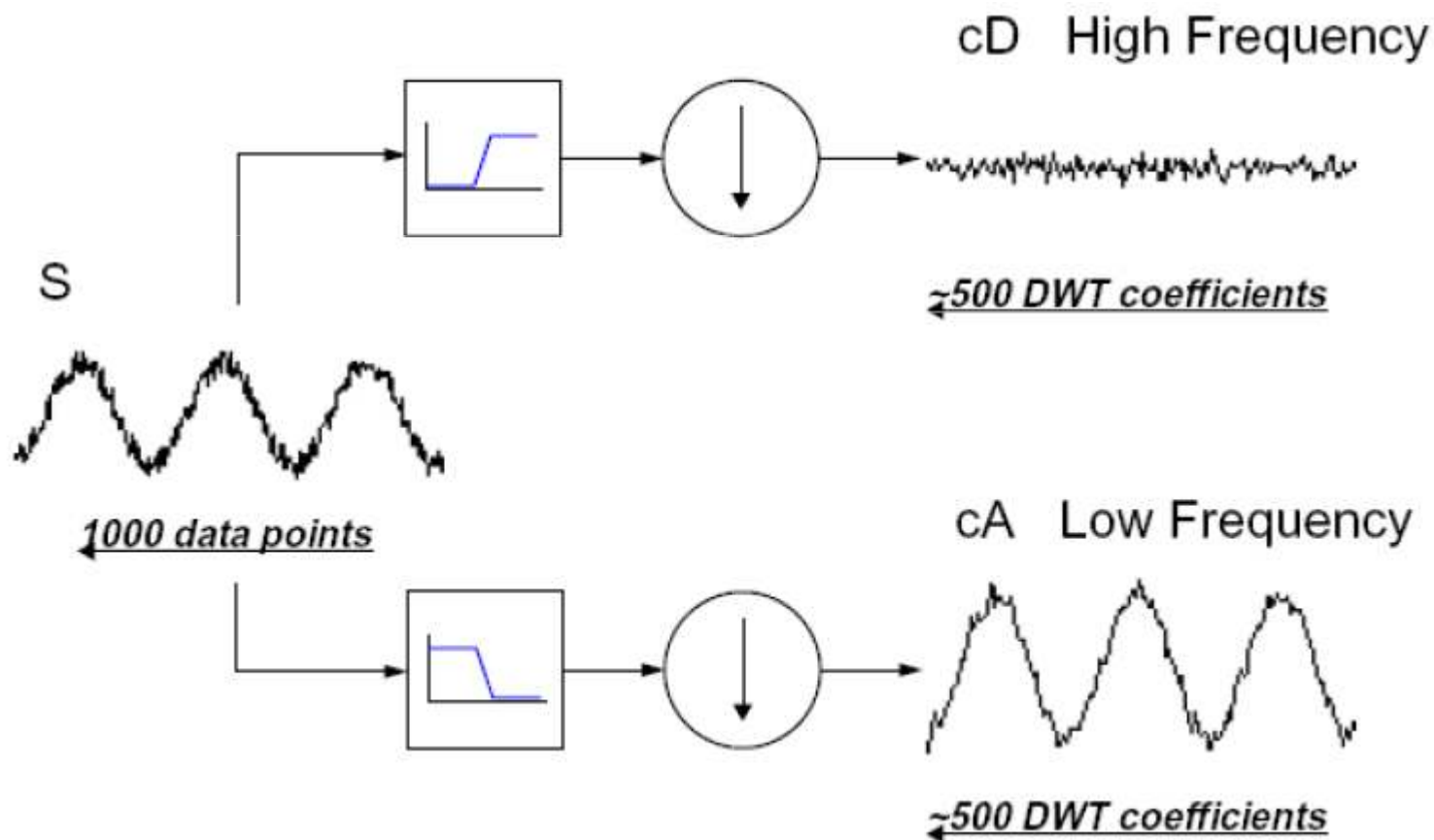
Não é adequado!





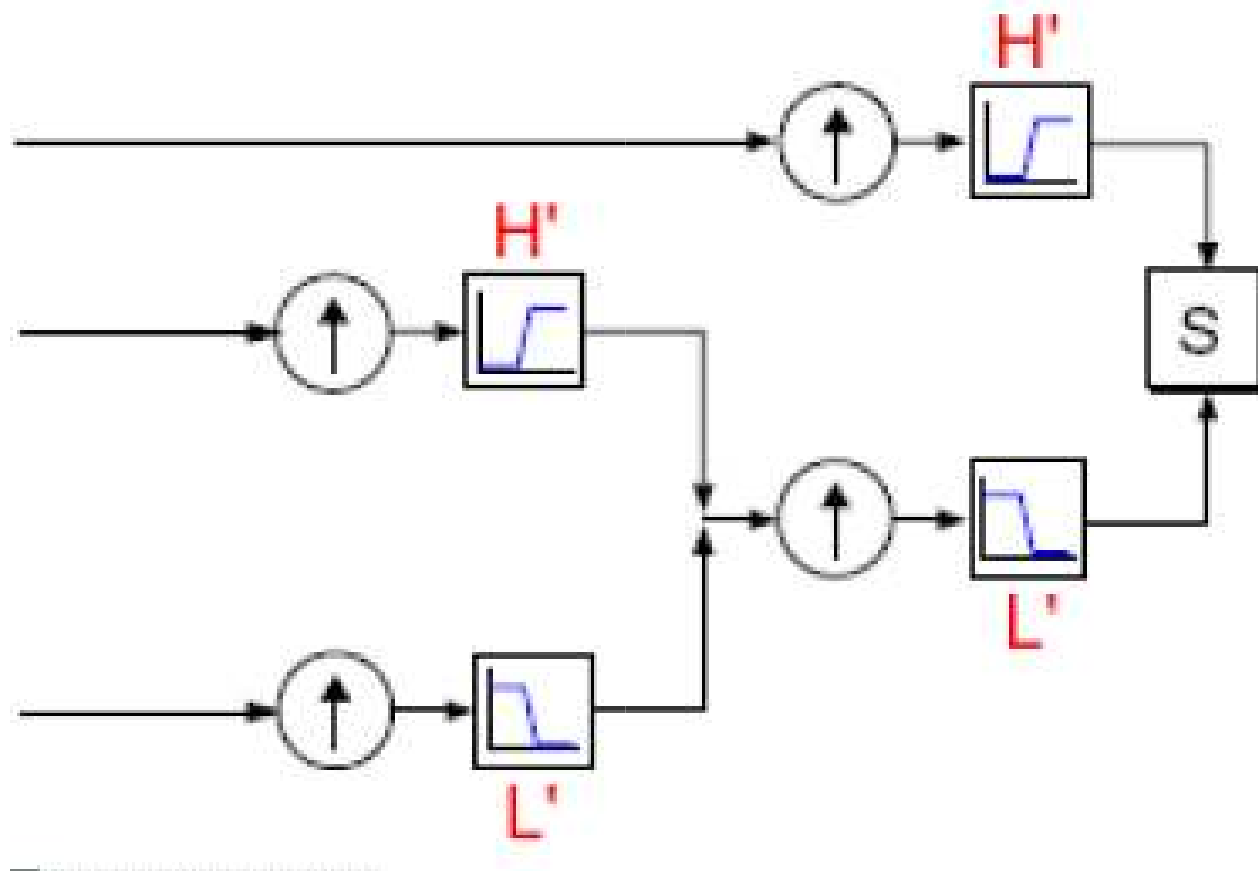
## Wavelet

- Algoritmo de Mallat (1988), implementa a análise de wavelets usando filtros, também conhecidos como ***two-channel subband coder***.



## Wavelet

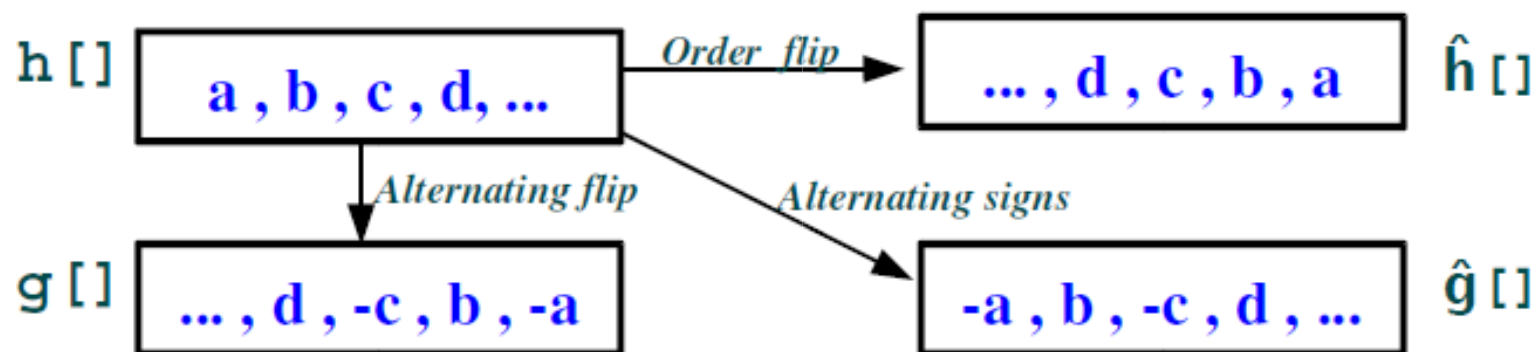
Para recompor o sinal, basta aplica a inversa, onde ao invés do downsampling, seria aplicado o upsampling.



## Wavelet

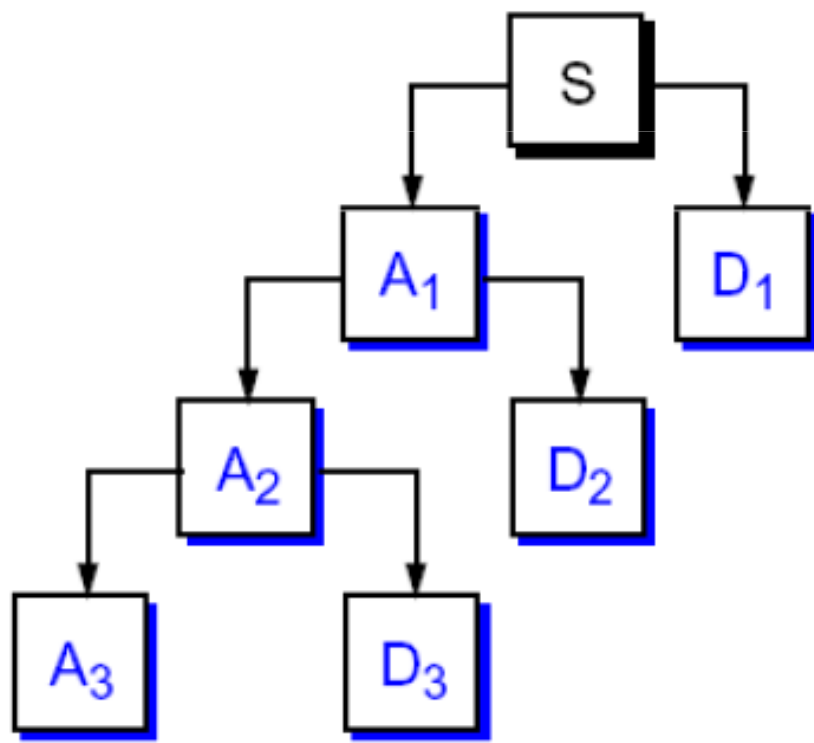
O filtro passa-baixas ( $h[]$ ) e passa-altas ( $g[]$ ) são chamados de filtros de análise. Já para o processo de inversão (IDWT) os filtros são chamados de síntese.

são absolutamente inter-dependentes, ou seja, a partir de um deles, os demais estão plenamente definidos:



## Wavelet

O resultado da aplicação da DWT deve considerar somente os ramos da árvore de decomposição.



$$S \approx A_1 + D_1$$

$$\approx A_2 + D_2 + D_1$$

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

## Wavelet

### Transformada Wavelet de Haar:

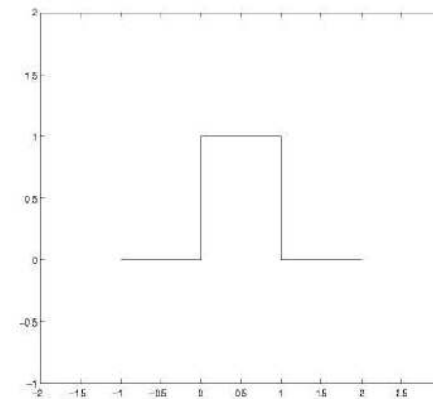
- Alfred Haar, 1910;
- É a mais simples das transformadas;
- Os filtros tem suporte 2.

- **filtros de análise:**

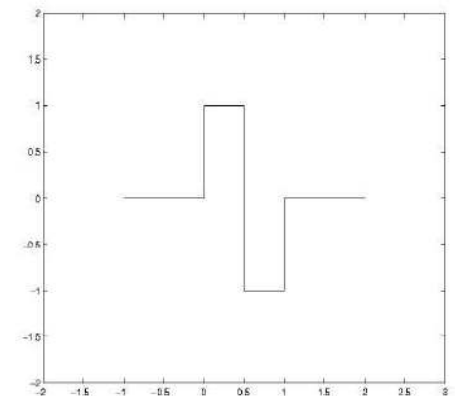
- $h[] = \{1/\sqrt{2}, 1/\sqrt{2}\}$  (passa-baixas)
- $g[] = \{1/\sqrt{2}, -1/\sqrt{2}\}$  (passa-altas)

- **filtros de síntese:**

- $\hat{h}[] = \{1/\sqrt{2}, 1/\sqrt{2}\}$
- $\hat{g}[] = \{-1/\sqrt{2}, 1/\sqrt{2}\}$



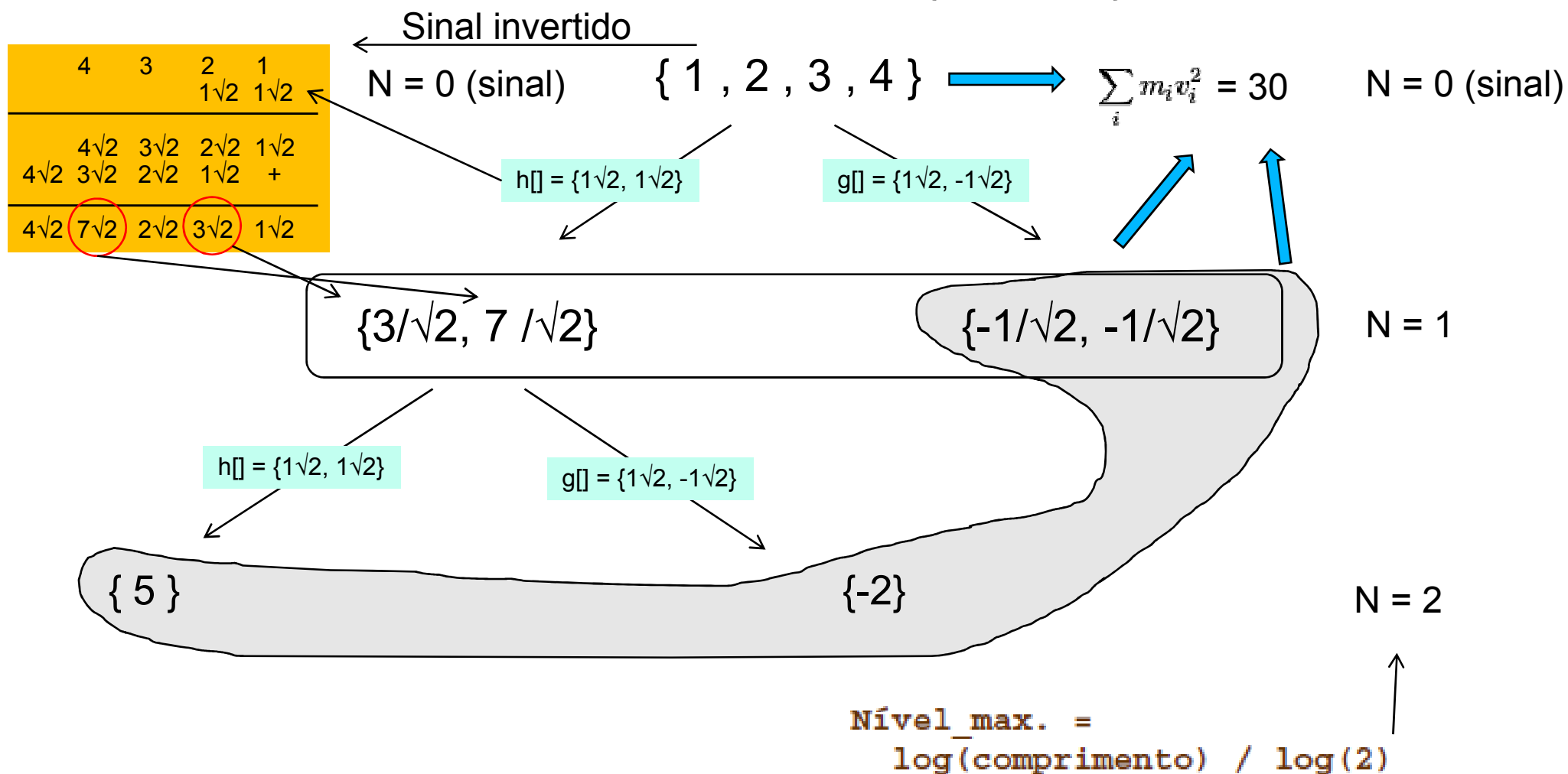
Função scaling de Haar



Função wavelet de Haar

## Wavelet

Transformada de Haar, exemplo para o sinal  $\{1, 2, 3, 4\}$



## Wavelet

Transformada Wavelet de HAAR, exemplo para o sinal  $\{5 \ 7 \ 3 \ 1\} = \{8, 4, 2\sqrt{2}, 2\sqrt{2}\}$ , com energia 84 e nível máximo 4.

### Exercício:

$f[] = \{56, 40, 8, 24, 48, 48, 40, 16\}$

## Wavelet

### Transformada Wavelet da família Daubechies

- Criada por Ingrid Daubechies;
- Suporte compacto e decaimento suave;
- Exemplo com filtro de suporte 4:
- O filtro de análise de Daubechies tem sempre suporte par e maior que 4, conforme o exemplo.

$$\sum_{k=0}^{n-1} (-1)^k h_k k^b = 0, \quad \sum_{k=0}^{n-1} h_k = 2, \quad \sum_{k=0}^{n-1} h_k h_{k+2l} = 0,$$

$$\begin{cases} -1h_3 + 1h_2 - 1h_1 + 1h_0 = 0 \\ -3h_3 + 2h_2 - 1h_1 + 0h_0 = 0 \\ 1h_3 + 1h_2 + 1h_1 + 1h_0 = 2 \\ h_0h_2 + h_1h_3 = 0 \end{cases}$$



## Wavelet

Transformada Wavelet da família Daubechies

Exemplo com suporte 4:

$h[] = \{0.68301270189222, 1.18301270189222, 0.31698729810778, -0.18301270189222\}$

$g[] = \{-0.18301270189222, -0.31698729810778, 1.18301270189222, -0.68301270189222\}$

Exemplo com suporte 4 após normalização:

$h[] = \{0.482962913145, 0.836516303738, 0.224143868042, -0.129409522551\}$

$g[] = \{-0.129409522551, -0.224143868042, 0.836516303738, -0.482962913145\}$

$\hat{h}[] = \{-0.129409522551, 0.224143868042, 0.836516303738, 0.482962913145\}$

$\hat{g}[] = \{-0.482962913145, 0.836516303738, -0.224143868042, -0.129409522551\}$

## Wavelet

Outras Transformadas Wavelets:

- Beylkin: Filtros com 18 coeficientes otimizados para sinais de áudio;
- Vaidyanathan: Filtros com 24 coeficientes otimizados para sinais de áudio;
- Mexican Hat, Morlet, Spline, Gaussian, Shannon, Meyer, Biorthogonal;

## Wavelet

Aplicações (compactação):

Imagem original

$f[][]$

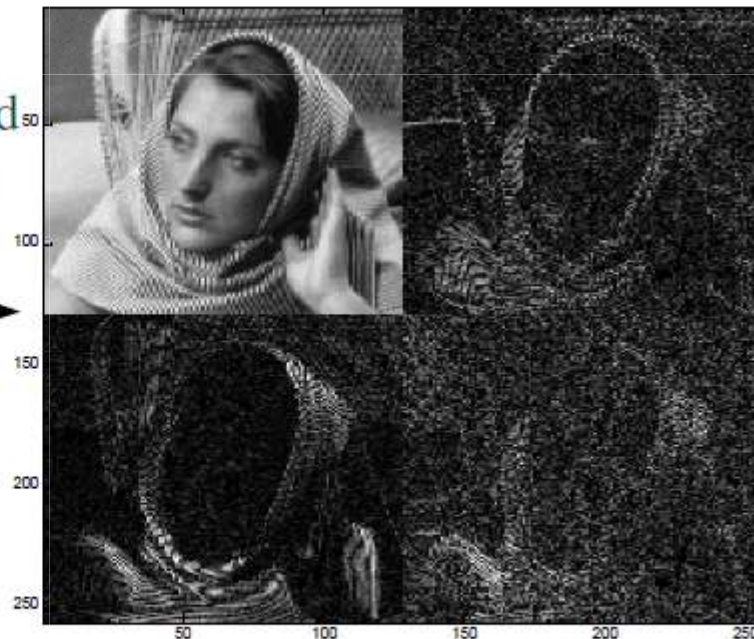


DWT2d  
nível 1



$a[][]$

$v[][]$



$p[][]$

$d[][]$

## Wavelet

Aplicações (remoção de ruído):

Imagem original

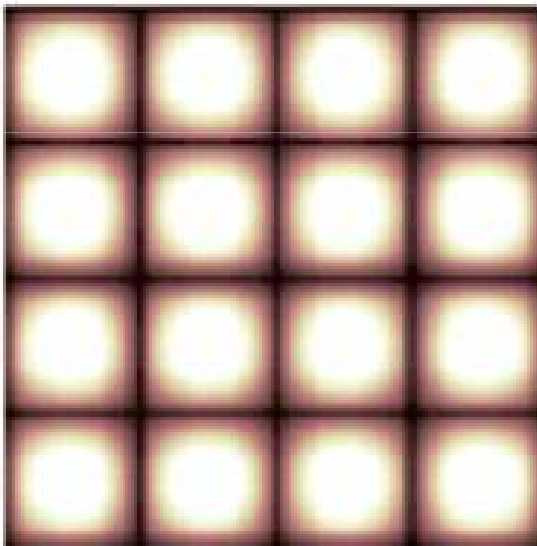


Imagem com ruído

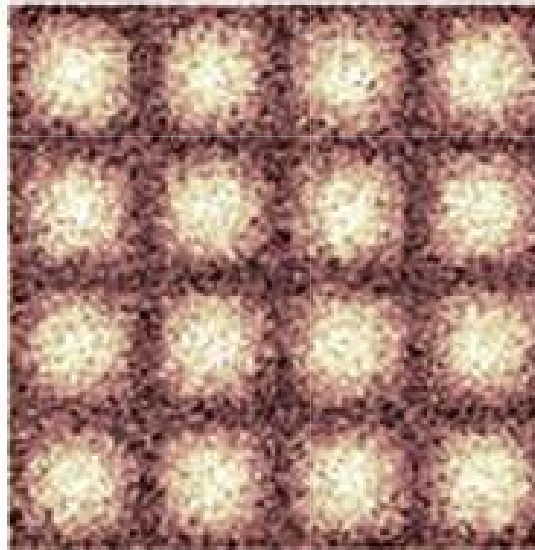
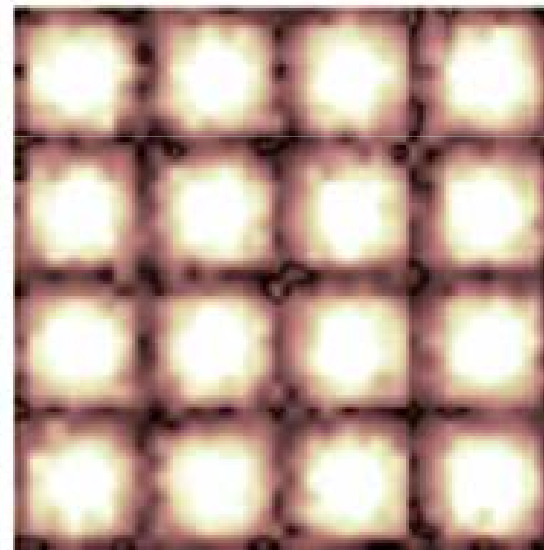
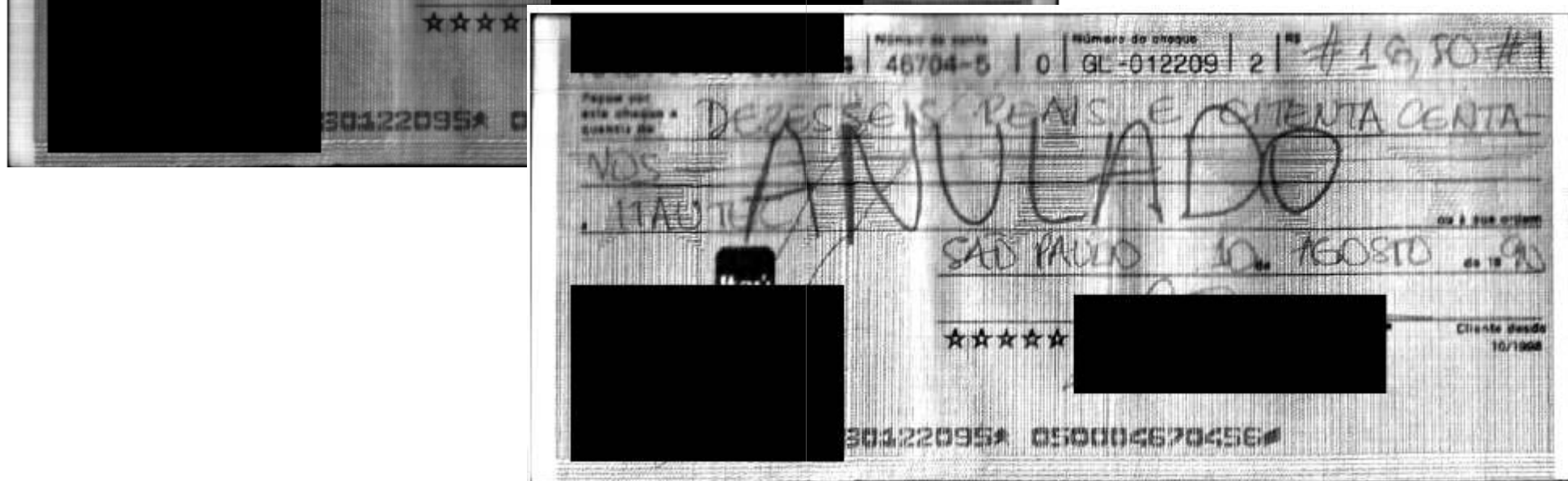
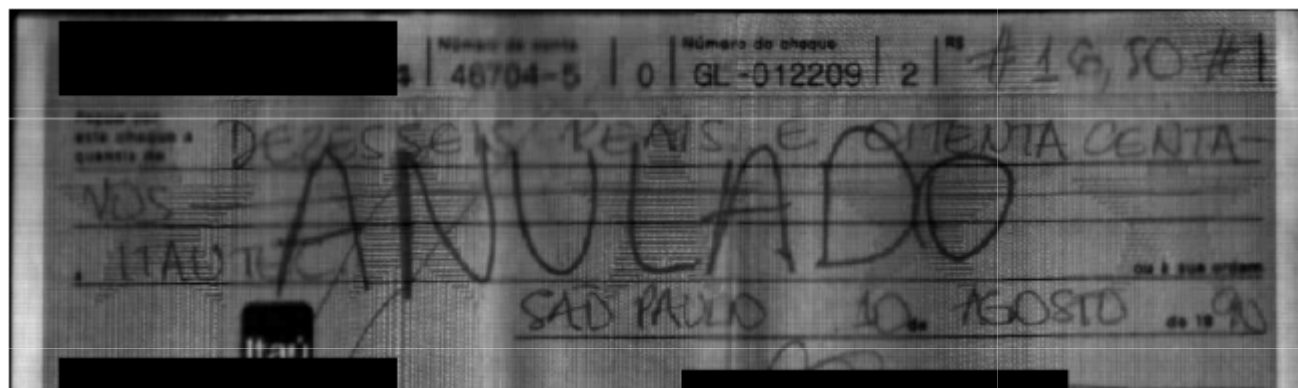


Imagem filtrada



## Wavelet

Aplicações (filtragem) com Daubechies 12:





## Referências:

Steven W. Smith, *"The Scientist and Engineer's Guide to Digital Signal Processing"*

*Notas de Aula do Prof. Carlos Alexandre Mello - UFPE*