Introdução Transformada Wavelet de Daubechies Otimizações Testes e Resultados Considerações Finais

# Melhorando a Exatidão de Cálculo da Transformada Wavelet de Daubechies

Orientando: Vinícius Rodrigues dos Santos Orientador: Renata Hax Sander Reiser Coorientador: Maurício Lima Pilla Colaborador: Alice de Jesus Kozakevicius

> Universidade Federal de Pelotas Ciência da Computação Centro de Desenvolvimento Tecnológico

30/09/2016 - PELOTAS / RS

- Introdução
- 2 Transformada Wavelet de Daubechies
- Otimizações
- Testes e Resultados
- Considerações Finais

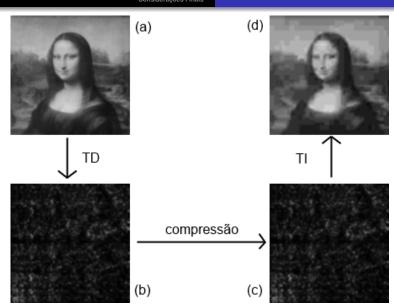
## Contextualização

#### Transformadas Wavelets

- Ferramentas matemáticas para a decomposição hierárquica de funções
- Utilizadas em análise de sinais para identificação de detalhes [1]
- Importante característica consiste na composição dos sinais transformados reconstuindo o sinal original

#### Aplicações em Bioinformática e Processamento de Imagens

- Compressão de imagens [2] e remoção de ruído [3]
- Análise de sinais de eletroencefalogramas [4]
- Reconstrução de marcas d'água invisíveis em imagens digitais [5]
- Filtragem sinais cardíacos através de algoritmos adaptativos [6]
- Descrição de parâmetros estatísticos em exames de mamografia [7].



#### **Principais Objetivos**

- Desenvolver a biblioteca Int-DWTs com implementações intervalares e otimizadas para Transformadas Wavelet Discretas (TDWs) [8, 9]
- Prover resultados confiáveis e automaticamente validados para aplicações que utilizam de TWDs com foco em Computação Científica [10, 11]
- Aplicar métricas de avaliação da qualidade nos algoritmos implementados

#### Principais Contribuições

- Otimização da extensão intervalar para as Transformadas Wavelet de Haar (TWH) e de Daubechies (TWD) [12]
  - Abordagens: não-normalizada não-padrão, não-normalizada padrão, normalizada não-padrão e normalizada padrão
  - Multi-dimensionais: 1D e 2D
  - Etapas: transformação direta (decomposição) e de inversa (composição)

#### Funcionamento Básico

Decomposição	Composição
C'[i] = (C[2i] + C[2i + 1]) / 2	$C'[2^*i] = C[i] + C[n + i]$
C'[n/2 + i] = (C[2i] - C[2i + 1]) / 2	C'[2*i + 1] = C[i] - C[n + i]

n = tamanho do vetor; i = 0... n/2 - 1;

(de escala) (wavelets)
 Nível Médias Diferenças
 [9735] [84] [1-1]
 [6] [2]

- Vetor original: [ 9 7 3 5 ]
- Vetor transformado: [621-1]

```
procedure DecompositionStep(C: array [1..h] of reals)
   for i \leftarrow 1 to h/2 do
       C'[i] \leftarrow (C[2i-1] + C[2i]) / \sqrt{2}
C'[h/2+i] \leftarrow (C[2i-1] - C[2i]) / \sqrt{2}
   end for
   C \leftarrow C'
end procedure
procedure Decomposition(C: array [1..h] of reals)
   C \leftarrow C/\sqrt{h} (normalize input coefficients)
   while h > 1 do
        DecompositionStep(C[1..h])
       h \leftarrow h/2
    end while
end procedure
```

Funcionamento Básico O Problema TWD

### Transformada Wavelet de Daubechies

$$h = \left( \frac{1+\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}, \frac{3+\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}, \frac{3-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}, \frac{1-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}} \right)$$
 (1)

$$g = \left( \frac{1 - \sqrt{3}}{4\sqrt{2}}, \frac{-3 + \sqrt{3}}{4\sqrt{2}}, \frac{3 + \sqrt{3}}{4\sqrt{2}}, \frac{-1 - \sqrt{3}}{4\sqrt{2}} \right)$$
 (2)

$$ih = \left( \frac{3 - \sqrt{3}}{4\sqrt{2}}, \frac{3 + \sqrt{3}}{4\sqrt{2}}, \frac{1 + \sqrt{3}}{4\sqrt{2}}, \frac{1 - \sqrt{3}}{4\sqrt{2}} \right)$$
 (3)

$$ig = \left( \begin{array}{ccc} \frac{1-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}, & \frac{-1-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}, & \frac{3+\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}, & \frac{-1+\sqrt{3}}{4\sqrt{2}} \end{array} \right)$$
 (4)

```
DecompositionStep (C[1..n])
```

```
1 i \leftarrow 1:
 \mathbf{2} \ i \leftarrow 1:
 \mathbf{3} \ half \leftarrow n/2:
 4 while i \le n-3 do
 5 C'[i] \leftarrow C[j].h1 + C[j+1].h2 + C[j+2].h3 + C[j+3].h4;
 6 C'[i + hal f] \leftarrow C[j].q1 + C[j + 1].q2 + C[j + 2].q3 + C[j + 3].q4
    j \leftarrow j + 2:
 7 i \leftarrow i+1;
 s end
 9 C'[i] \leftarrow C[n-1].h1 + C[n].h2 + C[1].h3 + C[2].h4;
10 C'[i + hal f] \leftarrow C[n-1].q1 + C[n].q2 + C[1].q3 + C[2].q4;
11 C \leftarrow C':
```

$$h = a \left( \frac{1 + \sqrt{3}}{4\sqrt{2}} \right) + b \left( \frac{3 + \sqrt{3}}{4\sqrt{2}} \right) + c \left( \frac{3 - \sqrt{3}}{4\sqrt{2}} \right) + d \left( \frac{1 - \sqrt{3}}{4\sqrt{2}} \right)$$
 (5)

$$g = a\left(\frac{1-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right) + b\left(\frac{\sqrt{3}-3}{4\sqrt{2}}\right) + c\left(\frac{3+\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right) + d\left(\frac{-1-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right)$$
 (6)

$$ih = a\left(\frac{3-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right) + b\left(\frac{3+\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right) + c\left(\frac{1+\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right) + d\left(\frac{1-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right)$$
 (7)

$$ig = a\left(\frac{1-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right) + b\left(\frac{-1-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right) + c\left(\frac{3+\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right) + d\left(\frac{\sqrt{3}-3}{4\sqrt{2}}\right)$$
 (8

Base de Otimização Simplificações de Filtros Algoritmos 2D Fatores de Normalização 20

# Otimizações

## Base de Otimização

$$R=2^{\frac{-j}{2}}$$

$$[9 \quad 7 \quad 3 \quad 5] \rightarrow [6 \quad 2 \quad 1 \quad -1] \rightarrow [6 \quad 2 \quad \frac{1}{\sqrt{2}} \quad \frac{-1}{\sqrt{2}}]$$

Entrada  $\rightarrow$  Decomposição  $\rightarrow$  Normalização

$$h = a \left( \frac{1 + \sqrt{3}}{4\sqrt{2}} \right) + b \left( \frac{3 + \sqrt{3}}{4\sqrt{2}} \right) + c \left( \frac{3 - \sqrt{3}}{4\sqrt{2}} \right) + d \left( \frac{1 - \sqrt{3}}{4\sqrt{2}} \right)$$

$$= \frac{a \left( 1 + \sqrt{3} \right) + b \left( 3 + \sqrt{3} \right) + c \left( 3 - \sqrt{3} \right) + d \left( 1 - \sqrt{3} \right)}{4\sqrt{2}}$$

$$= \frac{a + a\sqrt{3} + 3b + b\sqrt{3} + 3c - c\sqrt{3} + d - d\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}$$

$$= \frac{a + d + 3(b + c) + \sqrt{3}(a + b - c - d)}{4\sqrt{2}}$$

(9)

$$g = a\left(\frac{1-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right) + b\left(\frac{\sqrt{3}-3}{4\sqrt{2}}\right) + c\left(\frac{3+\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right) + d\left(\frac{-1-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right)$$

$$= \frac{a\left(1-\sqrt{3}\right) + b\left(\sqrt{3}-3\right) + c\left(3+\sqrt{3}\right) + d\left(-1-\sqrt{3}\right)}{4\sqrt{2}}$$

$$= \frac{a-a\sqrt{3} + b\sqrt{3} - 3b + 3c + c\sqrt{3} - d - d\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}$$

$$= \frac{a-d+3(c-b) + \sqrt{3}(b+c-a-d)}{4\sqrt{2}}$$
(10)

$$ih = a\left(\frac{3-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right) + b\left(\frac{3+\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right) + c\left(\frac{1+\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right) + d\left(\frac{1-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right)$$

$$= \frac{a\left(3-\sqrt{3}\right) + b\left(3+\sqrt{3}\right) + c\left(1+\sqrt{3}\right) + d\left(1-\sqrt{3}\right)}{4\sqrt{2}}$$

$$= \frac{3a-a\sqrt{3}+3b+b\sqrt{3}+c+c\sqrt{3}+d-d\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}$$

$$= \frac{c+d+3(a+b)+\sqrt{3}(b+c-a-d)}{4\sqrt{2}}$$

(11)

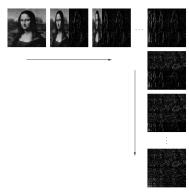
$$ig = a\left(\frac{1-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right) + b\left(\frac{-1-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right) + c\left(\frac{3+\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}\right) + d\left(\frac{\sqrt{3}-3}{4\sqrt{2}}\right)$$

$$= \frac{a\left(1-\sqrt{3}\right) + b\left(-1-\sqrt{3}\right) + c\left(3+\sqrt{3}\right) + d\left(\sqrt{3}-3\right)}{4\sqrt{2}}$$

$$= \frac{a-a\sqrt{3} - b - b\sqrt{3} + 3c + c\sqrt{3} - 3d + d\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}$$

$$= \frac{a-b+3(c-d) + \sqrt{3}(c+d-a-b)}{4\sqrt{2}}$$

(12)



(a) Algoritmo Padrão



(b) Algoritmo Não-Padrão

### Padrão de fatores de normalização (Algoritmo Padrão)

	3	2	1				
3	(3,3)	(3,2)	(3,1)				
2	(2,3)	(2,2)	(2,1)				
1	(1,3)	(1,2)	(1,1)				
(a)							

$$2^{rac{(j',j'')}{2}}$$

(a) níveis de aplicação, (b) combinação de níveis, (c) regra de normalização

## Metodologia

- Performance: Relação de desempenho das execuções
- Accuracy: Relação entre o diâmetro do intervalo e o erro na computação
- Metrics: Aplicação de medidas de qualidade dos resultados

$$EUC(\tilde{\mathbf{Y}}, \mathbf{Y}) = \sqrt{\sum_{j=0}^{m} \sum_{i=0}^{n} (\tilde{\mathbf{Y}}_{ij} - \mathbf{Y}_{ij})^{2}}$$
(13)

$$MSE(\tilde{Y}, Y) = \frac{1}{nm} \sum_{j=0}^{m} \sum_{i=0}^{n} (\tilde{Y}_{ij} - Y_{ij})^{2}$$
(14)

$$PSNR(\tilde{\mathbf{Y}}, \mathbf{Y}_{ij}) = 10 \cdot \log_{10} \frac{MAX^2}{MSE(\tilde{\mathbf{Y}}, \mathbf{Y})}$$
(15)

#### Configuração da Máquina

Processador: Intel <sup>®</sup> Core <sup>™</sup> i7 950 Processor @ 3.07GHz

Memória: 6GB DDR3 @ 1066MHz

SO: Windows 10

**Compilador**: Microsoft Visual C++ VS2013 (x64 Release)

#### Parâmetros de Testes

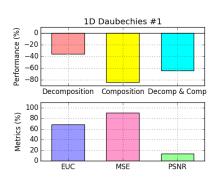
TWD 1D e 2D

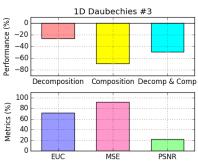
Teste #1: 1024 × 1024 valores aleatórios - 2<sup>20</sup> coeficientes

• Teste #2: 2048 × 2048 valores aleatórios - 222 coeficientes

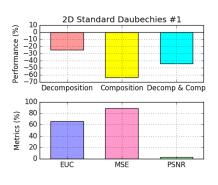
• Teste #3: 4096 × 4096 valores aleatórios - 2<sup>24</sup> coeficientes

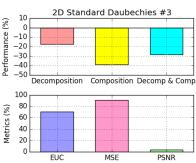
### Testes #1 e #3 para a TWD 1D



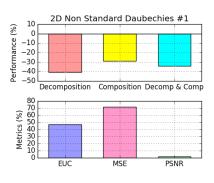


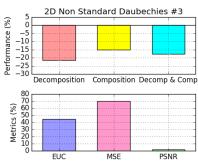
### Testes #1 e #3 para a TWD 2D Padrão





### Testes #1 e #3 para a TWD 2D Não-Padrão





## Número de Operações

Tabela: TWD: número de operações por decomposição

	1D	2D Padrão	2D Não-Padrão
Originais		$n^2 \log(n)$	$n^2 + \log(\log(n) + \log(n))$
Desenvolvidos	$n\log(n) + n$	$n^2 \log(n) + n^2$	$n^2 + \log(\log(n) + \log(n))$

#### Conclusão

- Pelas métricas aplicadas, as otimizações da biblioteca Int-DWTs alcançaram ganhos satisfatórios quanto a exatidão dos cálculos e qualidade dos resultados
  - versões intervalares dos algoritmos originais
  - algoritmos otimizados (12)
- Pela análise do número de operações, foram discutidas as principais causas da perda de desempenho

#### Trabalhos Futuros

- Implementação concorrente dos algoritmos da biblioteca Int-DWTs suavisando execução em GPU
- Extensão da biblioteca Int-DWTs para outras classes de Transformadas Wavelet Discretas
- Utilização das otimizações da biblioteca Int-DWTs em aplicações na Bioinformática e no Processamento de Sinais

## Bibliografia I

- [1] A.E. Brito and O. Kosheleva.
  - Interval + image = wavelet: for image processing under interval uncertainty, wavelets are optimal. Reliable Computing, pages 291–301, 1998.
- [2] C. Christopoulos, A. Skodras, and T. Ebrahimi.
  - The jpeg2000 still image coding system: an overview.
  - Consumer Electronics, IEEE Transactions on, 46(4):1103-1127, Nov 2000.
- [3] D. Donoho.
  - De-noising by soft-thresholding.

IEEE Transactions on Information Theory, 41:613–627, 1995.

- [4] T.L.T. Silveira, A.J. Kozakevicius, and C.R. Rodrigues.
  - Classificação de estágios de sono através da aplicação de transformada wavelet discreta sobre um único canal de eletroencefalograma.

    Master's thesis, 2016.
- [5] T. Minamoto and K. Aoki.
  - A blind digital image watermarking using interval wavelet decomposition.
  - Int. Journal of Signal proc., Image proc. and Pattern recognition, 3(2):59-72, 2010.
- [6] G. Perin and A. J. Kozakevicius.
  - Filtragem wavelet de sinais cardíacos através de algoritmos adaptativos.
  - RITA (in portuguese), 20(3):95-111, 2013.

## Bibliografia II

[7] M. Asadzadeh, E. Hashemi, and A. Kozakevicius.

On efficiency of combined daubechies wavelets and statistical parameters applied in mammography.

Applied and Computational Mathematics, 12(3):289-306, 2013.

[8] O. M. Nielsen.

Wavelets in scientific computing, 1998.

Supervisor: Per Christian Hansen, pcha@dtu.dk, DTU Compute.

[9] Ingrid Daubechies.

Orthonormal bases of compactly supported wavelets.

Communications on Pure and Applied Mathematics, 41(7):909–996, 1988.

[10] R.E. Moore.

Methods and Applications of Interval Analysis.

SIAM, Philadelphia, 1979.

[11] W. Hofschuster, W. Kramer, and M. Neher.

C-XSC and Closely Related Software Packages.

Numerical Validation in Current Hardware Architectures. Springer-Verlag, Universitat Wuppertal, 2008.

[12] E. J. Stollnitz, T. D. DeRose, and D. H. Salesin.

Wavelets for computer graphics: A primer, part 1.

IEEE Computer Graphics and Applications, 15(3):76-84, 1995.

## Agradecimento e Dúvidas

#### Agradecimentos

- PROBIT/FAPERGS (08/2015 a 07/2016)
- Projeto PqG/2013 FAPERGS

#### Dúvidas

#### Contatos:

vrdsantos@inf.ufpel.edu.br

Conclusão Bibliografia Agradecimentos

# Melhorando a Exatidão de Cálculo da Transformada Wavelet de Daubechies

Orientando: Vinícius Rodrigues dos Santos Orientador: Renata Hax Sander Reiser Coorientador: Maurício Lima Pilla Colaborador: Alice de Jesus Kozakevicius

> Universidade Federal de Pelotas Ciência da Computação Centro de Desenvolvimento Tecnológico

> > 30/09/2016 - PELOTAS / RS

## Evolução do Trabalho

#### Principais Publicações 2015-2016

- ERAD 2015: Estudo de Desempenho sobre a Biblioteca Int-Haar
- SIM 2015: Int-HWT: Increasing Performance and Exactitude of 1D and 2D Haar Wavelet Transforms
- WEIT 2015: Transformada de Haar N\u00e3o Decimada Otimizada e sua Extens\u00e3o Intervalar
- ERAD 2016: Transformada de Haar À Trous Otimizada e Análise de Desempenho
- CNMAC 2016: Otimização para Aumento de Exatidão da Transformada Wavelet de Haar À-Trous
- TCC 2016/1: Int-DWTs Library Algebraic Simplifications Increasing Performance and Accuracy of Discrete Wavelet Transforms

#### Publicação em Periódico - Computational and Applied Mathematics

 Int-HWT: Algebraic Simplifications Increasing Performance And Exactitude of the Haar Wavelet Transforms

Conclusão Bibliografia Agradecimentos

## Métricas

#### Error

```
real INT_error(interval *x, int n)
{
    real r = 0.0;

    for (int i = 0; i < n; i++)
        if (INT_diameter(x[i]) > r) r = INT_diameter(x[i]);
    return r;
}
```

#### Distância Euclidiana

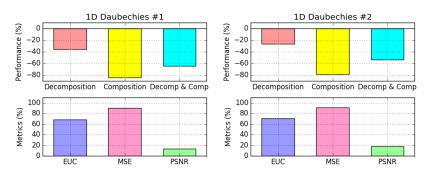
$$\mathbf{EUC}(\tilde{\mathbf{Y}}, \mathbf{Y}) = \sqrt{\sum_{j=0}^{m} \sum_{i=0}^{n} (\tilde{\mathbf{Y}}_{ij} - \mathbf{Y}_{ij})^{2}}.$$

## Mean Squared Error

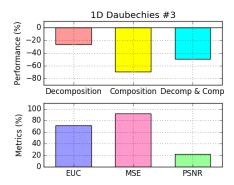
$$\mathbf{MSE}(\tilde{\mathbf{Y}}, \mathbf{Y}) = \frac{1}{nm} \sum_{i=0}^{m} \sum_{i=0}^{n} (\tilde{\mathbf{Y}}_{ij} - \mathbf{Y}_{ij})^{2}$$

## Peak Noise-To-Signal

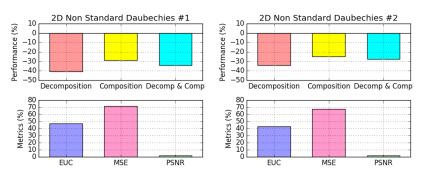
$$PSNR(\tilde{\mathbf{Y}}, \mathbf{Y}_{ij}) = 10 \cdot \log_{10} \frac{MAX^2}{MSE(\tilde{\mathbf{Y}}, \mathbf{Y})}.$$



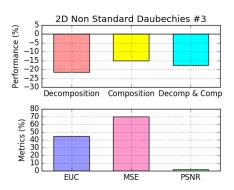
Testes #1 e #2 para a TWD 1D utilizando 1048576 e 4194304 valores aleatórios.



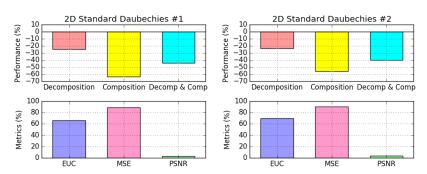
Teste #3 para a TWD 1D utilizando 16777216 valores aleatórios.



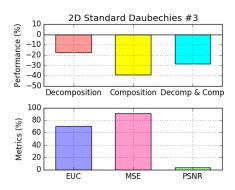
Testes #1 e #2 para a TWD 2D Não-Padrão utilizando 1024x1024 e 2048x2048 valores aleatórios.



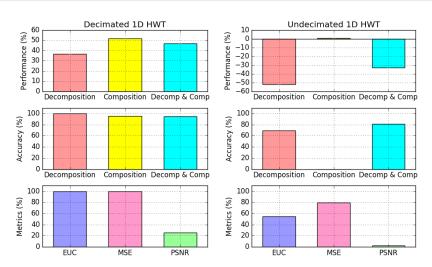
Teste #3 para a TWD 2D Não-Padrão utilizando 4096x4096 valores aleatórios.



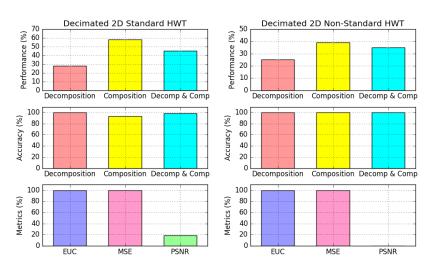
Testes #1 e #2 para a TWD 2D Padrão utilizando 1024x1024 e 2048x2048 valores aleatórios.



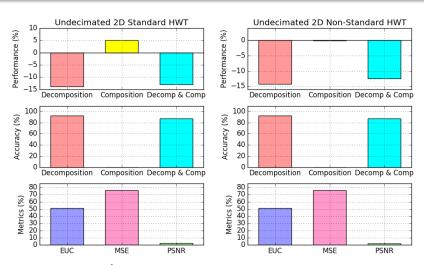
Teste #3 para a TWD 2D Padrão utilizando 4096x4096 valores aleatórios



Testes para a TWH 1D utilizando 1048576 valores aleatórios.



Testes para a TWH 2D Padrão e Não-Padrão utilizando 1024x1024 valores aleatórios.



Testes para a **TWH À-Trous 2D Padrão e Não-Padrão** utilizando 1024x1024 valores aleatórios.