





## Geração automática de código LaTeX a partir de expressões matemáticas manuscritas

Acadêmico: Emanuel H. Farias

Orientador: Dr. André Tavares da Silva

#### Roteiro

- Objetivo
- Etapas do reconhecimento de expressões
- Escopo do TCC
- Resultados
- Conclusão
- Trabalhos Futuros







## Objetivo

- Reconhecedor de expressões matemáticas manuscritas
- Aplicação web
  - Upload de uma imagem, ou foto via webcam

$$f(x) = \sum_{m=0}^{\infty} \frac{f^{(m)}(a)}{m!} (x-a)^m$$

$$f(x) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{f^{(n)}(a)}{n!} (x - a)^n$$

LaTeX:

f(x) = \sum\_{n=0}^{\infty} \frac{f^{(n)}(a)}{n!}(x-a)^{n}

**Entrada** 

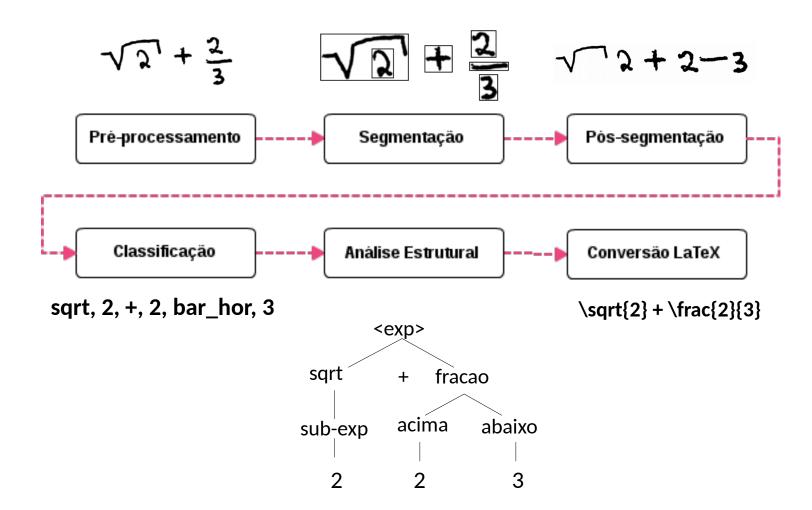
Saída







## Etapas do Reconhecimento









## Pré-processamento

- Conversão da imagem para tons de cinza
- Redução de ruídos com filtro de mediana 7x7
- Limiarização Adaptativa

$$f(x) = \sum_{m=0}^{\infty} \frac{f'''(a)}{m!} (x-a)^m$$

$$f(x) = \sum_{m=0}^{\infty} \frac{f'''(a)}{m!} (x-a)^m$$



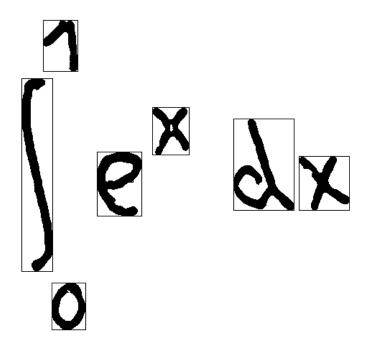




## Segmentação

Isolar cada símbolo da expressão matemática

Método: Componentes Conexos





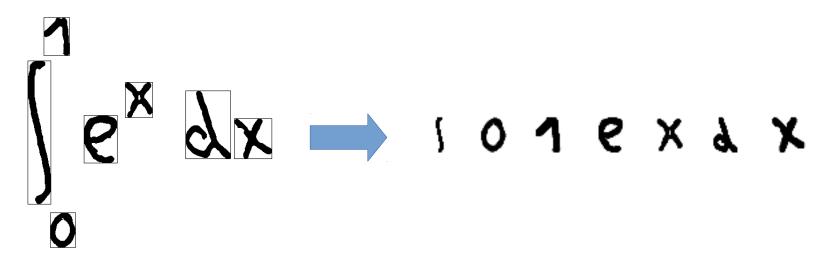




## Pós-segmentação

Tratar os símbolos antes de serem classificados.

· Redimensionar para 32 x 32









## Reconhecimento/Classificação



- Atribuir rótulos as imagens
- Aprendizado de Máquina Supervisionado
- Classificador: Redes Neurais Convolucionais (CNN)







#### **Treinamento**

- 4 datasets foram utilizadas:
  - HWRT Símbolos matemáticos variados, dígitos, alfabeto latino
  - Chars74K
     Dígitos e alfabeto latino
  - MNIST
     Dígitos (0-9)
  - Base do próprio autor
     Símbolos matemáticos variados







#### **Treinamento**

- O conjunto de dados final possui 27 classes
  - **Dígitos:** 0-9
  - Caracteres: a, b, c, d, e, f, x, y, z
  - Delimitadores: (, )
  - Operadores: +, -, integral, somatório e raiz
  - Outros: ponto
- A dataset final possui 66271 símbolos divididos em 3 conjuntos:
  - Treino (60%)
  - Validação (20%)
  - Teste (20%)







## Arquitetura da CNN

Adaptação da arquitetura da LeNet-5 (LeCun, 1998)

**Entrada**: imagem  $32 \times 32$  normalizada em [0.0, 1.0]

**camada 1**: 32 features maps de convolução  $5 \times 5$  com stride = 1

Ativação com Rectified Linear Unit (ReLU)

camada 2:  $Pool (2 \times 2)$ 

camada 3: 15 features maps de convolução  $3 \times 3$  com stride = 1

Ativação ReLU

camada 4:  $Pool (2 \times 2)$ 

Dropout de 20%

camada 5: Conversão de matriz para vetor

camada 6: 256 neurônios totalmente conectados com a camada anterior

Ativação ReLU

camada 7: 128 neurônios totalmente conectados com a camada anterior

Ativação ReLU

camada 8: 27 neurônios totalmente conectados com a camada anterior

Ativação softmax

Saída: vetor com 27 elementos variando de [0.0, 1.0]







#### Parâmetros Treinamento

- Função de erro: cross-entropy ou log loss
- Otimizador: ADAM (gradiente descendente estocástico)
- Inicialização dos pesos: aleatoriamente seguindo a distribuição gaussiana.
- Iterações: 25
- **Batch-size:** 500

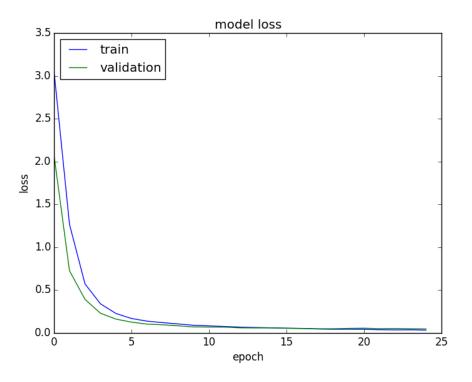






#### Resultados do Treinamento

• Erro: 1.43% (em relação ao conjunto de testes)









# Criação da Árvore de expressões matemáticas

Imagem Original

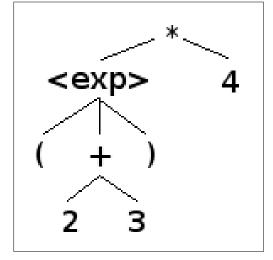


(, 2, +, 3, ), \*, 4

Símbolos já identificados



#### Árvore de Expressões









# Criação da Árvore de expressões matemáticas

#### Análise Estrutural

Minimum Spanning Tree (MATSAKIS, 1999)

Baseline Structure Tree (ZANIBBI; BLOSTEIN; CORDY, 2001)

• BST e MST (TAPIA, **2005**)







## Dominância e Aspecto Comportamental





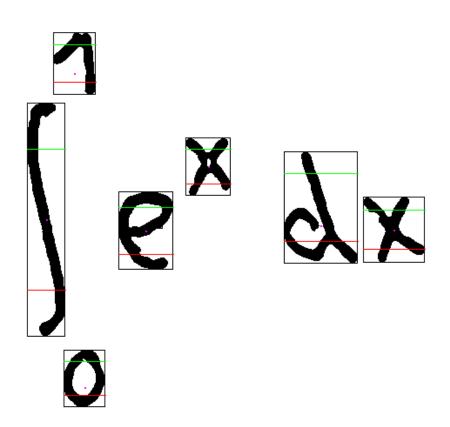




### Centroides e Limiares

#### **Grafia:**

- Central
- Ascendente
- Descendente



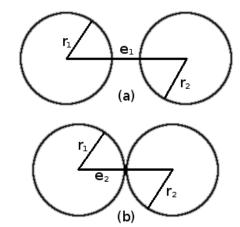






### Grafo

 Construção de um grafo totalmente conectado (todos os símbolos conectam com todos)



#### **Pesos das arestas:**

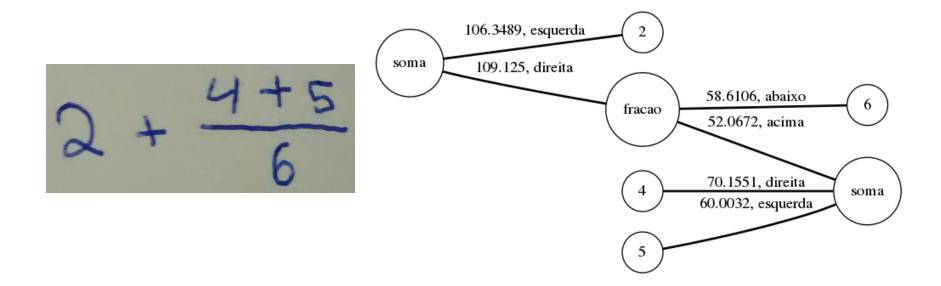
- Se um símbolo domina o outro, o peso da aresta é a menor distância (aproximada) entre os bounding-boxes dos símbolos
- Caso contrário, o peso é a distância euclidiana entre os centroides dos símbolos





### **MST**

Aplicar Prim ou Kruskal no grafo









#### **BST**

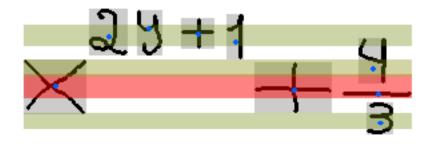
- Construção da Árvore de Baselines se divide em três passos:
  - 1) Encontrar a baseline principal
  - 2) Encontrar as demais baselines que estão associadas com a principal (analisando a dominância e MST)
  - 3) Aplicar o algoritmo recursivamente para cada nova baseline encontrada







# Análise Estrutural: Árvore de Baselines



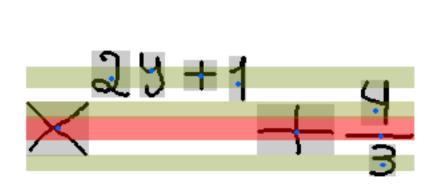


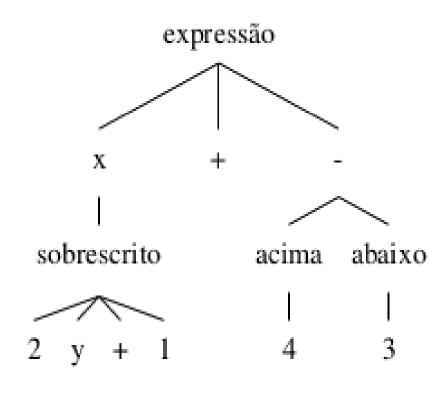






# Análise Estrutural: Árvore de Baselines









#### Análise Estrutural: resumo

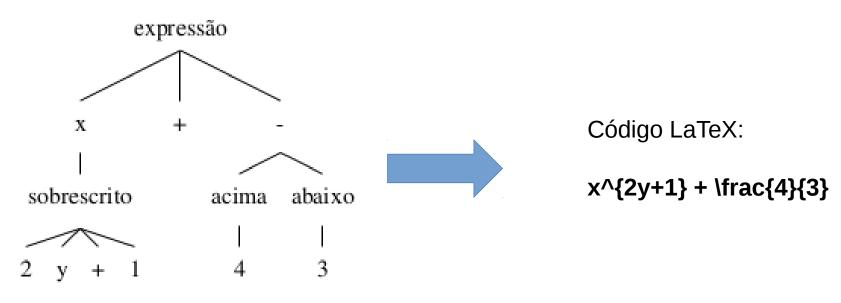
- 1) Definir centroides e limiares para cada símbolo conforme a grafia
- 2) Construir grafo e MST da expressão matemática
- 3) Construir árvore de baselines (BST)

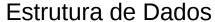






## Conversão da Árvore para código Latex











## Escopo

Todos os símbolos devem estar separados



- Expressões que podem ser reconhecidas:
  - Aritméticas básicas (soma, subtração, multiplicação e divisão)
  - Polinômios
  - Funções Racionais (divisão de polinômios)
  - Funções Exponenciais
  - Integrais e Somatórios







## Escopo

- A região da imagem selecionada (crop) para o reconhecimento deve ter apenas uma expressão matemática
- A escrita da expressão deve ser em folhas que não possuam linhas, ou seja, folhas de caderno não são aceitas
- A expressão deve ser escrita em uma única linha, ou seja, não pode haver quebra da expressão e continuar na próxima linha
- A expressão deve ser escrita de forma alinhada na horizontal







3x-y+4

## Escopo: outras restrições

- Expressões matemáticas que o sistema não reconhece:
  - Funções trigonométricas
  - Números com casas decimais (vírgulas e pontos)
  - Raizes (algumas reconhecem)

• Porém, com ajustes na *dataset* e e na etapa de análise estrutural, estas expressões podem ser reconhecidas

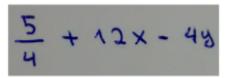




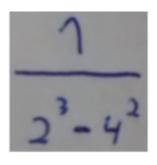


#### Resultados

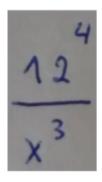
- Foram coletadas expressões matemáticas de seis pessoas
- A seguir algumas expressões que foram reconhecidas corretamente:



Resultado: 
$$\frac{5}{4} + 12x - 4y$$



Resultado: 
$$\frac{1}{2^3-4^2}$$



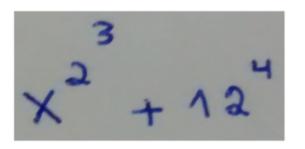
Resultado: 
$$\frac{12^4}{x^3}$$

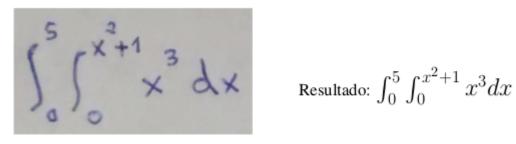






### Resultados: corretas





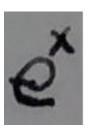




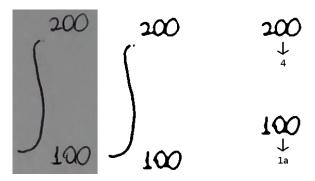


#### Resultados: incorretas

Erros se propagam nas etapas seguintes





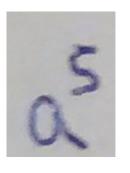




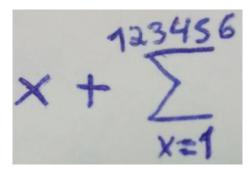




### Resultados: incorretas













### Conclusão

- Este é um trabalho completo (implementa todas as etapas) de um reconhecedor offline de expressões matemáticas manuscritas.
- O sistema apresentou bons resultados, mesmo utilizando métodos comuns da área de processamento de imagens
- Para implementar um sistema mais robusto, todas as etapas podem ser melhoras com métodos mais avançados.







#### **Trabalhos Futuros**

- **Pré-processamento:** estratégias mais avançadas para tratar documentos utilizam clustering para separar o fundo da escrita.
- **Segmentação:** utilizar o método *Projection Profile Cutting* que utiliza histogramas verticais e horizontais, ou ainda, utilizar redes neurais próprias para auxiliar a segmentação.
- **Treinamento:** aumentar a *dataset* inserindo o alfabeto latino completo, alfabeto grego, e outros símbolos matemáticos (>, <, {}, [])
- Análise Estrutural: definir limiares e classes comportamentais específicas para cada símbolo.
- Adicionar etapa de correção de erros pós análise estrutural, que analisa a semântica dos símbolos (ex: abre e fecha parenteses)













## Geração automática de código LaTeX a partir de expressões matemáticas manuscritas

Acadêmico: Emanuel H. Farias

Orientador: Dr. André Tavares da Silva