Identificação de Escritor por Transformada SIFT e SVM-Linear na Língua Portuguesa

TRABALHO DE CONCLUSÃO DE CURSO DE ENGENHARIA ELÉTRICA

JOÃO PAULO LOPES SANCHEZ

ORIENTADOR: CELSO AP. DE FRANÇA



Problema e Objetivo

Problema

A autoria de textos manuscritos é um problema importante em diversas áreas:

- Autoria de documentos legais;
- Investigação de plágio;
- Análise de documentos históricos.

Objetivo

Este trabalho propõe um método para identificação de autor em textos em português utilizando:

- Transformada SIFT;
- o K-means;
- Bag-of-Words;
- SVM-Linear.



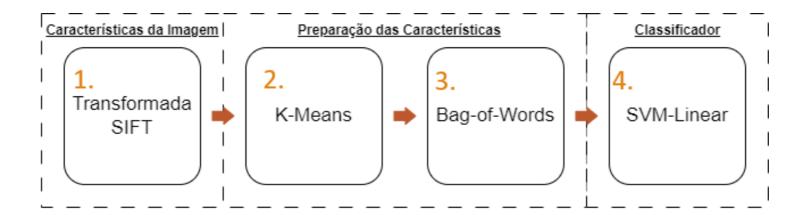
Definição de Escopo

- Modelo de análise
 - Identificação X Verificação de Escritores
- Características da imagem
 - Estrutura textual local X Estrutura textual global
- Classificadores
 - Convolutional Neural Networks X Support Vector Machine



Visão Geral – Metodologia

- 1. Extração de características.
- 2. Agrupamento das características
- 3. Criação de um modelo.
- 4. Treinamento de um classificador





Scale Invariant Feature Transform (SIFT)

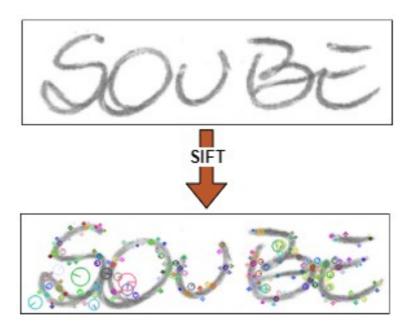
ALGORITMO PARA EXTRAÇÃO DE CARACTERÍSTICAS LOCAIS EM IMAGENS DIGITAIS.

INVARIANTE À ESCALA, ROTAÇÃO E PARCIALMENTE INVARIANTE À ILUMINAÇÃO E MUDANÇAS DE PONTO DE VISTA.



SIFT Transformada SIFT

- 1. Detecção de pontos de interesse:
 - Localização de pontos com alta variação de escala e espacial.
 - A sub-amostragem em diferentes escalas aumenta a robustez.
- 2. Descritor de características:
 - Histograma de gradientes em torno do ponto de interesse.
 - Alta dimensionalidade (128 elementos) para melhor discriminação.





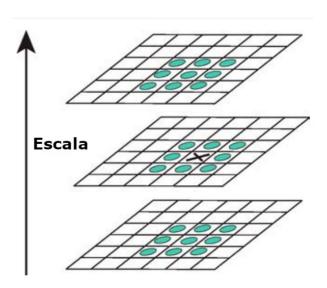
SIFT Definição dos Pontos-Chave

- Suavização da imagem com filtros gaussianos em diferentes imagens
- Cálculo do mapa de diferença de escala
- Escala (próxima oitava)

 Escala (1ª oitava)

 Diferença das Gaussianas

- Comparação com todos pontos adjacentes em escala e proximidade.
- Filtragem dos pontos-chave com critérios de estabilidade e contraste.

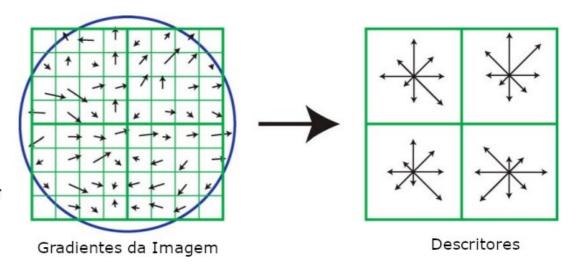




SIFT Cálculo do Descritor de Ponto-Chave

> Janela Espacial:

- Definição de uma janela espacial em torno do ponto de interesse.
- Divisão da janela em sub-regiões.
- Histograma de Gradientes em Sub-Regiões:
 - Cálculo do histograma de gradientes em cada sub-região.
 - Concatenação dos histogramas para formar um vetor de características.
- > Descritor de Ponto-Chave:
 - Vetor com 128 elementos que descreve a textura local da imagem.



K-Means

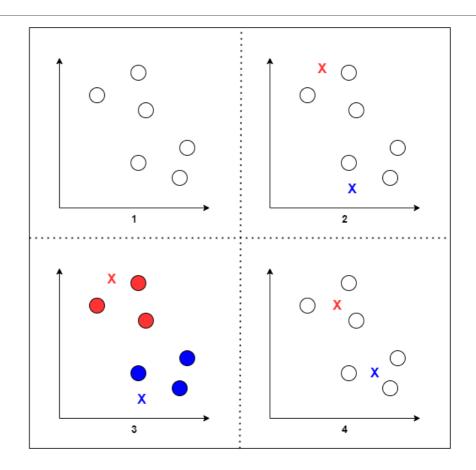
ALGORITMO DE AGRUPAMENTO NÃO-SUPERVISIONADO QUE DIVIDE OS DADOS EM K GRUPOS.

OBJETIVO: MINIMIZAR A SOMA DAS DISTÂNCIAS ENTRE CADA PONTO E O CENTROIDE DE SEU CLUSTER.



K-Means Algoritmo

- 1. Escolha de k: Definir o número de clusters desejados.
- 2. Inicialização: Selecionar aleatoriamente k centroides no espaço de dados.
- 3. Atribuição: Atribuir cada ponto ao cluster com o centroide mais próximo.
- 4. Atualização: Recalcular os centroides como a média dos pontos em cada cluster.
- 5. Repetição: Repetir os passos 3 e 4 até que os centroides não se movam significativamente ou um número máximo de iterações seja atingido.



Bag-of-(Visual)-Words

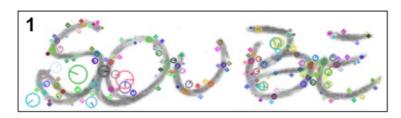
MODELO PARA REPRESENTAR DOCUMENTOS COMO COLEÇÕES DE "PALAVRAS VISUAIS".

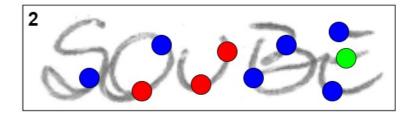
OBJETIVO: AGRUPAR "PALAVRAS" DE FORMA ABSTRATA E POR SEMELHANÇA NAS CARACTERÍSTICAS DA IMAGEM

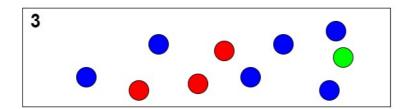


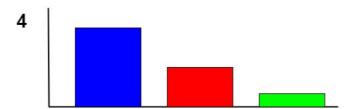
Bag-of-Words Funcionamento

- Um vocabulário é criado a partir das características mais frequentes.
- As "palavras visuais" são características visuais extraídas da imagem.
- O codebook é um dicionário que mapeia características visuais para "palavras visuais".
- O histograma de "palavras visuais" é usado para representar a imagem.









Support Vector Machine

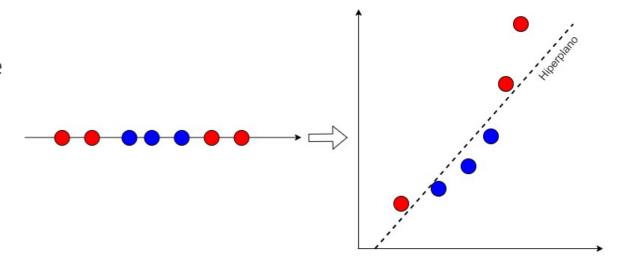
ALGORITMO DE APRENDIZADO DE MÁQUINA SUPERVISIONADO PARA CLASSIFICAÇÃO E REGRESSÃO.

OBJETIVO: ENCONTRAR UM HIPERPLANO QUE MAXIMIZA A MARGEM ENTRE AS CLASSES DE TREINAMENTO



Support Vector Machine Funcionamento

- Um kernel é definido
- O hiperplano é encontrado maximizando a margem entre as classes.
- Novos pontos de dados são classificados de acordo com o lado do hiperplano em que se encontram.





Support Vector Machine Linear

- > Kernel linear não é eficaz para conjuntos não-linearmente separáveis
- > Para altas dimensões apresenta bons resultados

$$K(x_1, x_2) = \varphi(x_1)^T \varphi(x_2) \rightarrow \varphi(x) = x$$

Brazilian Forensic Letter Database (BFL)

CONTÉM CARTAS FORENSES DE DIFERENTES AUTORES COM AMPLA VARIEDADE DE ESTILOS DE ESCRITA, CALIGRAFIAS E PADRÕES DE ESCRITA MANUAL.

ÚTIL PARA INVESTIGAÇÕES CRIMINAIS, CASOS DE FRAUDE E ANÁLISE DE DOCUMENTOS.



BFL Exemplos de Documentos

Ferrando Quintas Zanos RUA LUIZ KIVE WA HEVEZ, 87 - Ap. 300 Xenapelis, Nova Yolanda 14506-158

PAVA Dr. Oxório Bob Grant

Soube, abavés de publicação pela impressa local, que V. Sas. NECENSTAM de um Luncionário NA Segão de Correspondência do Departamento ferrar Venho, portanto, andidatar-me a esta vasa Sou brasileiro, solleiro, com 18 ANOS, curso A 3º sevie do Curso Técnico de Contabilidade do Colégio Horacio Alves - Escola Muliapal de 2º Grav-e possuo Alguna pratia de datilogiasas e Arguiros.

Trabalhei durante dois anos Nas Lojas Wivergais Raynal S.A. aude exerci as funcões de Auxiliar de Gantário Júnior. INICIAlmente, coloco-me à disposição de V. Sas. para um periodo de expenentia i guando, entro, podevão trangilamente AVALLAY MINHAS Aptidoes.

NA expectativa de uma respossa apresento-lhes condiais SAUDACIOCS

Fernando ZANON.

FerNANDO QUINTAS ZANON RUA LUIZ KIRL WAHEVEZ, 87 - Ap. 300 Xenapolis, Dova Yolanda 14506 - 159

Dr. Obório Bob Grant

Soube, Avavés de publicação pela impressa local, que V. Sas. Necessata de um Luncionário na Seção de Corresposdência do Departamento Reson Venho, porlanto, andidatar-se a esta Masa.

Sou brasileiro, solteiro, con 18 mbs, curso a 3º sónie do Curso Técnico de Contabilidade ob Colégio Horacio Alves - Escola Munical de 2º Grau - e possuo alguma pration de datilografia

Trabalher durante dois and was Egas Universitis RAYON S.A. onde exerci as funções de Auxiliar de Escritório Tranor Inicialmente, coloco-me à disposição de V.Sns. para UM periodo de experiencia, guando, enfão, poderão trangulamente Avaliar minhas Aptidões.

Na expectativa de uma resposta apresento thes cordiais SAUDALÕES

Fernando Zanon

Ferando anintas Canan Rua Luis Kirt Walterey, 87- Ap. 300 Xinapolis, Nova Yolanda 13506-159

Dr. Oxario Bob Stont

South, atrones as publicação pela implana local, que V. Sas. seconsistem de sum funcionatio na sega de Correspondência do Aspartamento Residen Mondo.

Sou braviluito, soltuiro 100m Leanos, euroa 3 Emerica lucro Tarmico de Contributudado do Coleção Horação Atron-Escola Municipal de 2º gran - e passuo alemo pratio de datibografia a orquiras

Trahalli diranke dais and now house the presain Rayon S. A. Over terrains

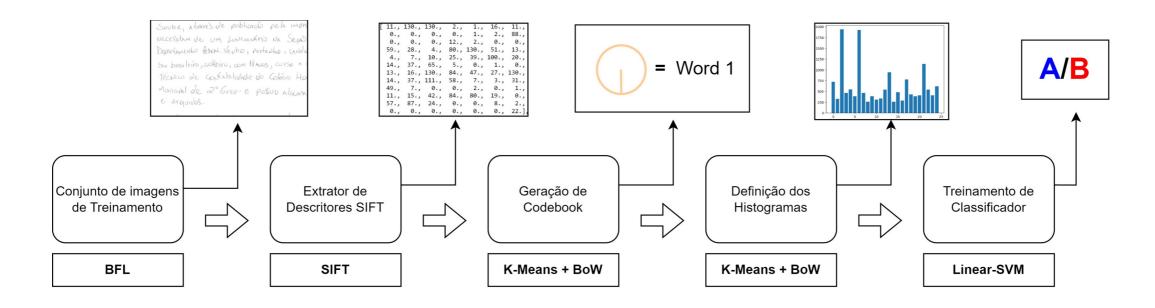
discipationales, colecome à disposição de V. Sas. pare im pricodo de expression ; quenzo, unidos, poduesos transquidamente avoltar noshes aptivas

No expectative de uma responte apreneto-lan coediais comboses

Fernando Zanon

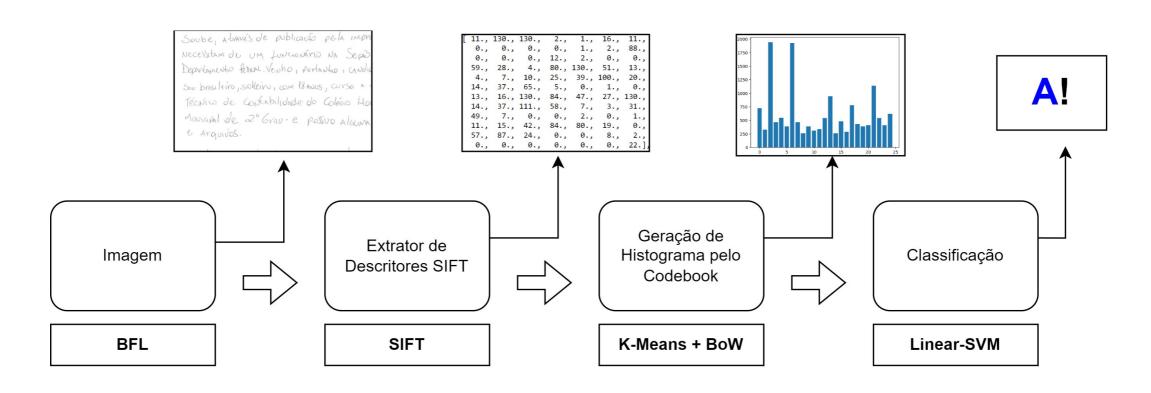


Metodologia Treinamento





Metodologia Classificação de Nova Imagem



Resultados

MÉTODO FOI AVALIADO NO BANCO DE DADOS BRAZILIAN FORENSIC LETTERS.

VALIDAÇÃO DA METODOLOGIA PROPOSTA EM AMOSTRAS DE 5, 10 E 315 ESCRITORES



Resultados População de 5 Autores

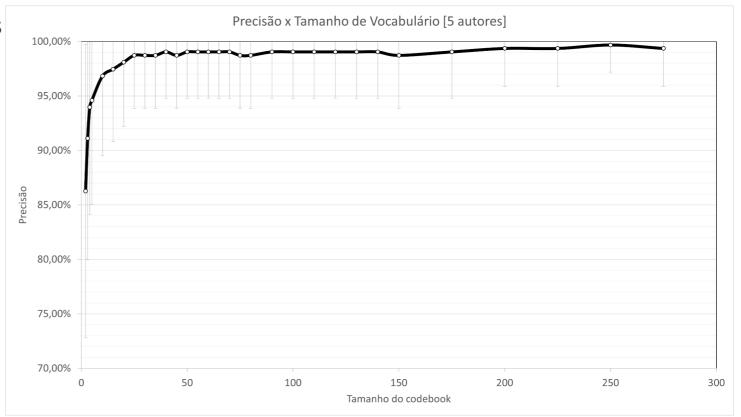
Estabilização da Curva: 25 palavras

Precisão: 98,73%

> Replicado: 63 vezes

Pico: 99,68% (Overfitting)

► Validado até 275 palavras





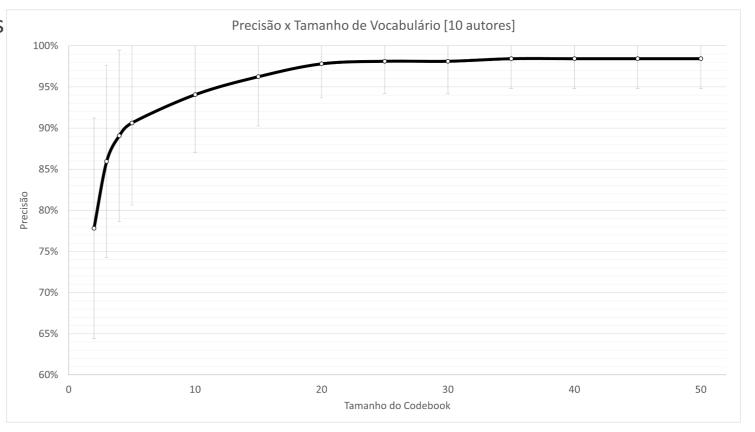
Resultados População de 10 Autores

Estabilização da Curva: 25 palavras

Precisão: 98,12%

➤ Replicado: 31 vezes

Validação até 50 palavras

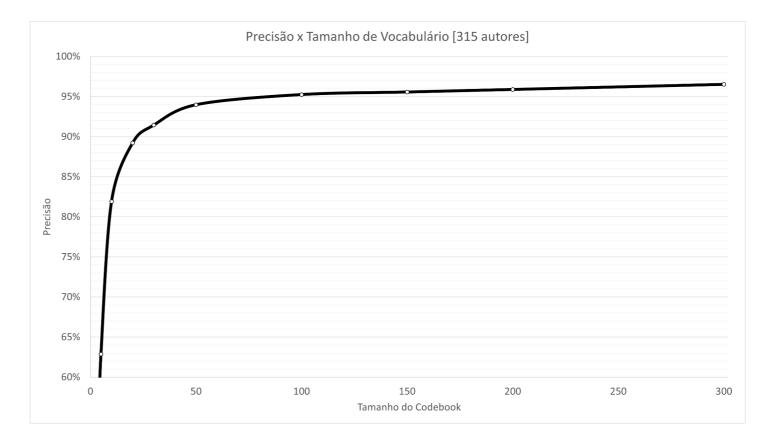




Resultados População de 315 Autores

Precisão: 96,51 %

Ponto de validação: 300 palavras





Resultados Comparação com literatura no BFL

Autor	Método	Precisão
Kessentini et al.	Polygon	97,78%
Kessentini et al.	Chain Code	93,02%
Bertolini et al.	LPQ + Texture	99,20%
Kessentini et al.	Edge-Hinge + RL	98,41%
Amaral et al.	Graphometry	76%
Modelo proposto	SIFT + Linear-SVM	96,51%



Conclusões

Resultados:

- Precisão de 96,51% para 315 autores (BFL completo);
- Precisão de 98,73% para amostras menores (5 e 10 autores).

Comparação com a Literatura:

Menos eficaz que o LPQ + Textura e outros métodos, mas ainda eficiente.

Possibilidades de Aprimoramento:

- Alterar modelo de extração de características;
- Alterar modelo de classificação final;
- Analisar influência do tamanho da amostra e do codebook.

Conclusão:

Modelo tem potencial para ser uma solução eficaz para identificação de autores em português.

Obrigado!