Análise de Imagens e Visão Computacional

Prof. Henrique Batista da Silva

Introdução a recuperação de informação visual

Introdução

A recuperação de informação por conteúdo textual é muito limitada.

Veja o exemplo a seguir:

amanhecer









Melk Villar - Amanhecer [Live Session]

Melk Villar • 1M views • 11 months ago

"Amanhecer" é o primeiro single de uma série que será lançada no formato "Live Session" do cantor e compositor Melk Villar ...

48



Amanhecer parte 1 - Filme completo HD

Leo Filmes • Updated 2 days ago

Amanhecer Parte 1 • 8:01

Amanhecer Parte 2 · 8:01

VIEW FULL PLAYLIST



Saga Crepúsculo - Amanhecer Parte 2

YouTube Movies @

Action & Adventure · 2012 · 16 · Portuguese

No último capítulo da Saga Crepúsculo, o nascimento da filha de Bella e Edward provoca forças que ameaçam destruir todos ...

Actors: Kristen Stewart, Robert Pattinson, Taylor Lautner

Director: Bill Condon

WATCH FROM R\$6.90

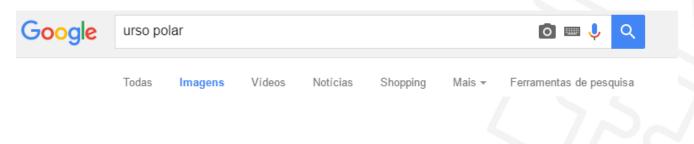
PUC Minas

Fonte: Google Images

Recuperação de informação visual (Web)

- Como é feito hoje?
- Indexação manual:
 - definição manual de palavras-chave que descrevem a imagem.
- Indexação automática:
 - utilização de: metadados semânticos associados à imagem; nome do arquivo da imagem; título do documento onde a imagem se encontra; texto próximo à imagem; etc.

Recuperação de informação visual (Web)





Fonte: Google Images

Recuperação de Imagem Baseada em Conteúdo - (CBIR)

Busca através das características primitivas da imagem

Representação e recuperação das imagens;

- através de suas características primitivas, como:
 - cor;
 - forma dos objetos;
 - relação espacial entre as cores e objetos da imagem; etc.

Recuperação de Imagem Baseada em Conteúdo - (CBIR)

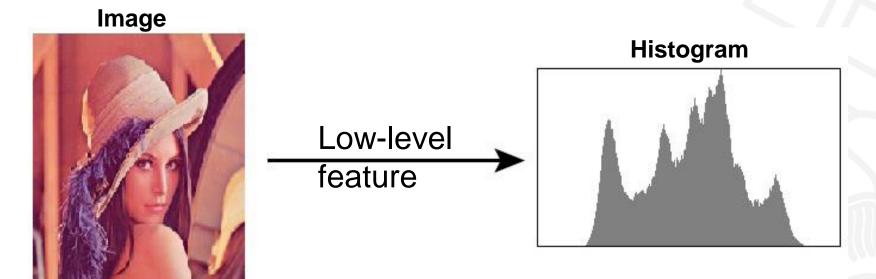
Problema:

Recuperar imagens que casam; total ou apenas parcialmente; com uma imagem dada.

Recuperação de Imagem Baseada em Conteúdo - (CBIR)

- O casamento entre a imagem dada e a correspondente imagem recuperada pode ser classificado em:
 - casamento de imagens inteiras;
 - casamento de subpadrão:
 - procura por um subpadrão;
 - a imagem dada;
 - em outras imagens.
 - Exemplo:
 - busca de um objeto em imagens.

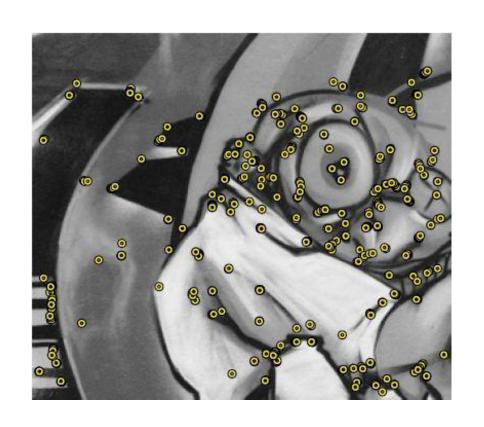
Descritor representa a propriedade de uma imagem Descritor deve ser invariante a rotação, escala, etc.



Fonte: Google Images

Demo: cálculo de histograma





Features locais: Padrão que se difere da vizinhança local. Pontos de interesse: cantos (corners), regiões, etc..

Fonte: SIVIC, J (2006).

SIFT (Scale-invariant feature transform)



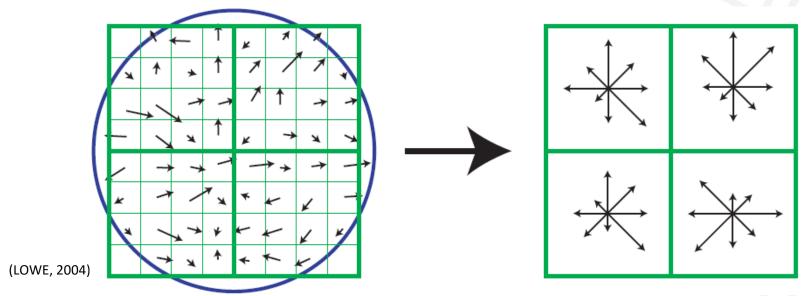
- Há técnicas melhores ...
- Uma das mais usadas: SIFT (Scale-invariant feature transform) proposta por Lowe (1999);

12 21 87 35 ... 14

Fonte: SIVIC, J (2006).

SIFT (Scale-invariant feature transform)

- Descritor representa uma propriedade de um região.
- O descritor deve ser invariante a transformações.
- SIFT (Lowe, 1999).



Representa cada região por um Histograma das orientações dos gradientes, correspondendo ao tamanho das setas no lado direito da figura, que é um vetor de 128 dimensões.

Detector Harris-Affine

O Detector de Harris-Affine é utilizando para detectar cantos na imagem (que são regiões de alta curvatura).

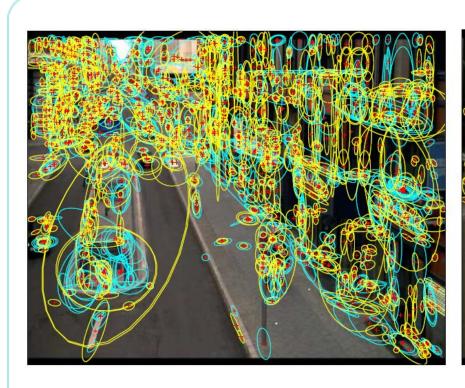


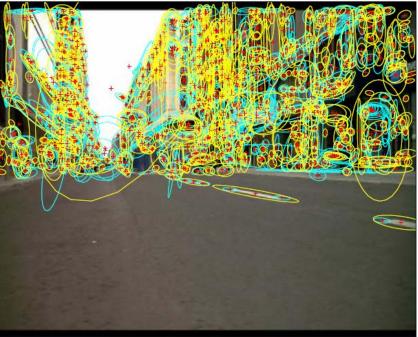


Fonte: SIVIC, J (2006).













Mesmo com pontos de vista diferentes, as mesmas regiões foram detectadas nas duas imagens



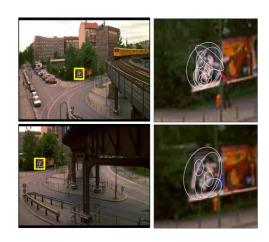
Exemplo de detecção (para localização)

Query





Results



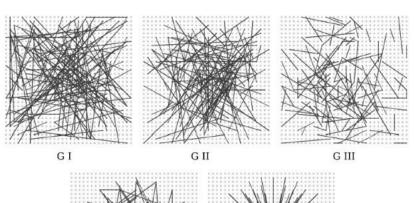


Detecção e extração de features

Métodos de descrição de características visuais, como o SIFT, não precisam da etapa de learning.

Demo: ORB (Oriented FAST and Rotated BRIEF)

BRIEF: para cada par de pontos, calcula o valor '1' ou '0' para cada distribuição de pares abaixo



$$\tau(\mathbf{p}; \mathbf{x}, \mathbf{y}) := \begin{cases} 1 & \text{if } \mathbf{p}(\mathbf{x}) < \mathbf{p}(\mathbf{y}) \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

Fonte: https://www.researchgate.net/publication/221304115_BRIEF_Binary_Robust_Independent_Elementary_Features

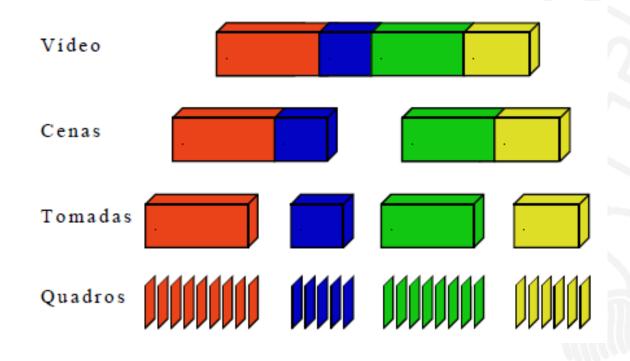
ORB (Oriented FAST and Rotated BRIEF) detecção e BRIEF para cálculo do descritor

Busca de vídeo com base em conteúdo visual



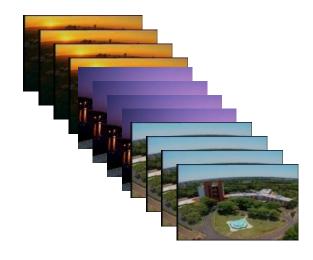
$$V_N = (\hat{I}_t), t \in \{0, ..., N\}$$

Vídeo

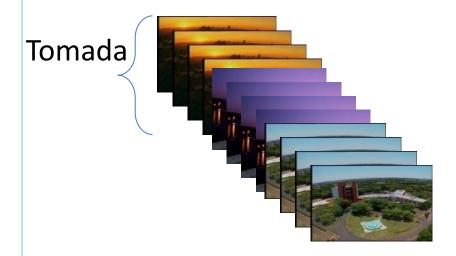


Extraída de Ávila(2008)

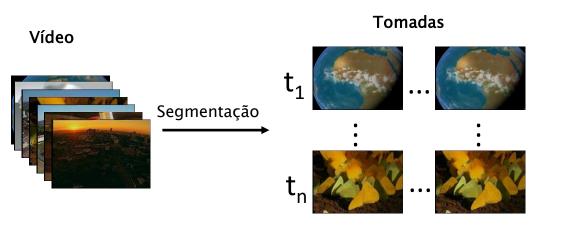
 Vídeo é uma coleção de imagens (quadros) que são apresentados em uma unidade de tempo (ex.: 30 quadros por segundo)



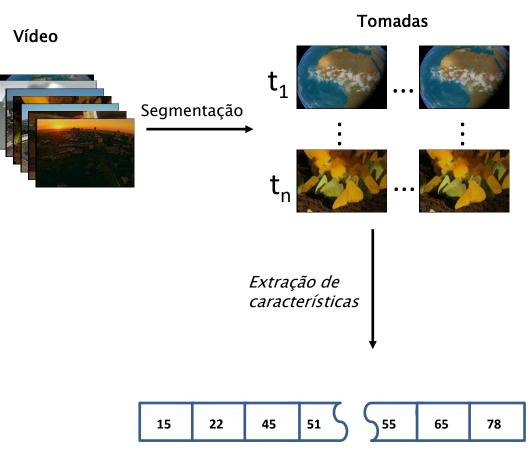
 Vídeo é uma coleção de imagens (quadros) que são apresentados em uma unidade de tempo (ex.: 30 quadros por segundo)



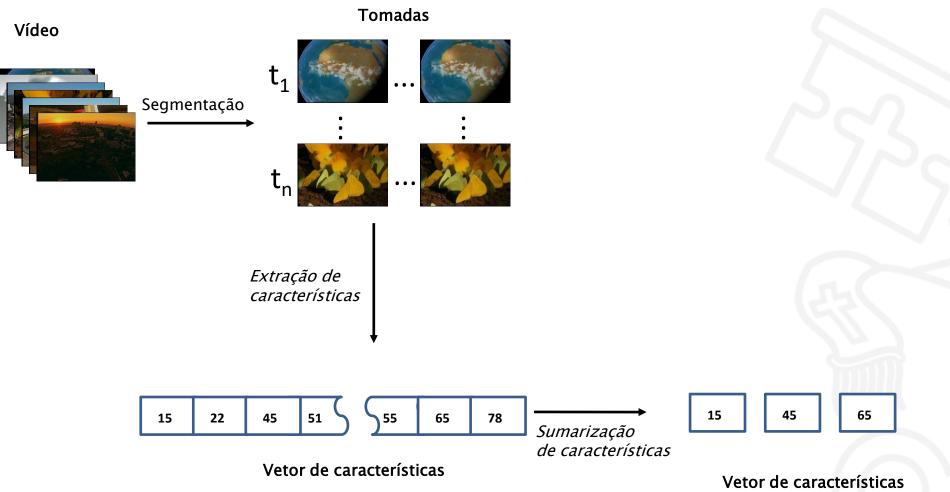
Fonte: KG do Patrocínio Jr, SJF Guimarães, HB da Silva, KJF de Souza. **An unified transition detection based on bipartite graph matching approach**. Progress in Pattern Recognition, Image Analysis, Computer Vision, and Applications. 2010. p. 184-192.



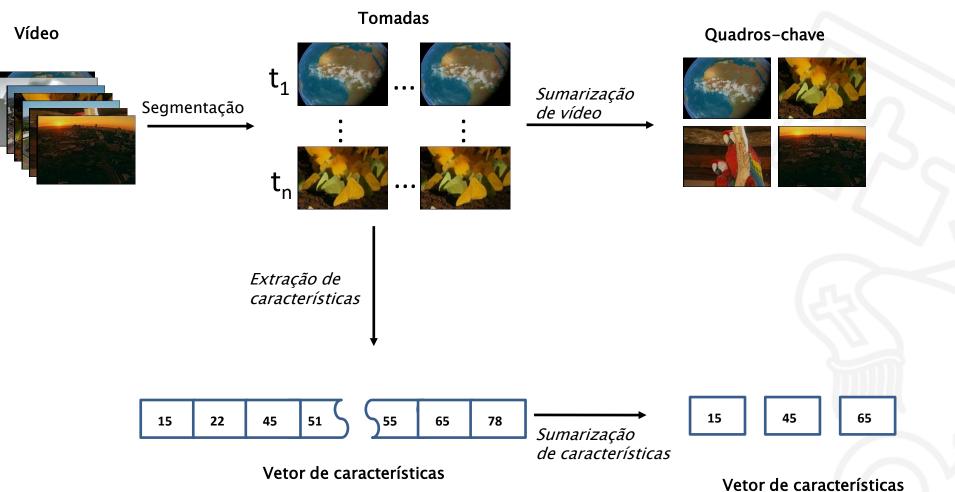




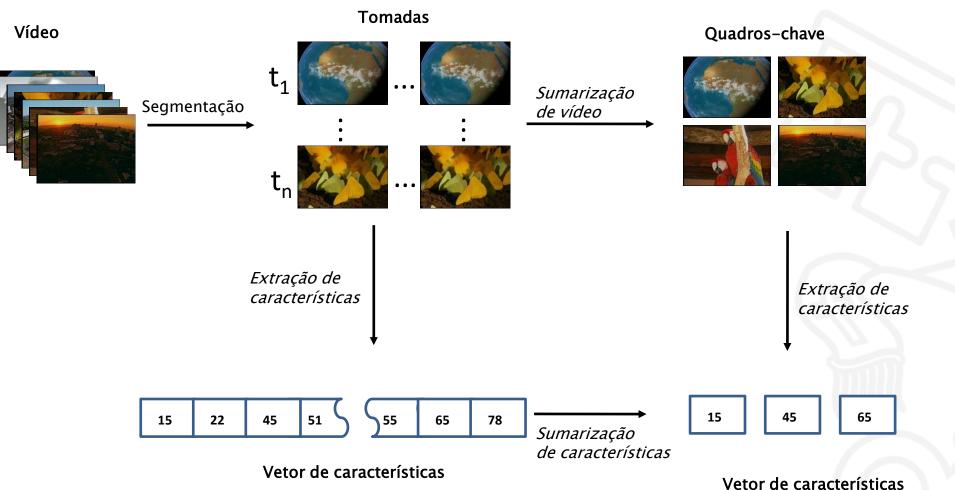
Vetor de características



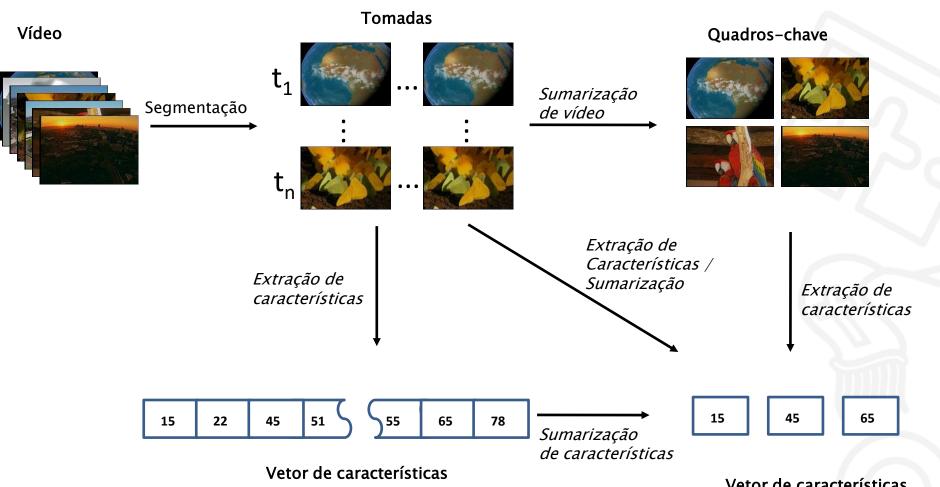
Vetor de características simplificado



Vetor de características simplificado



Vetor de características simplificado



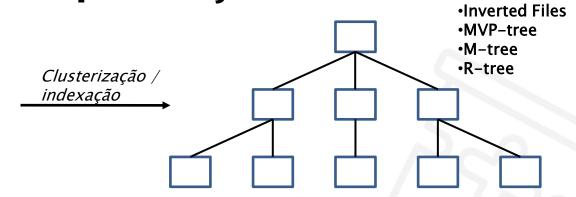
Vetor de características simplificado

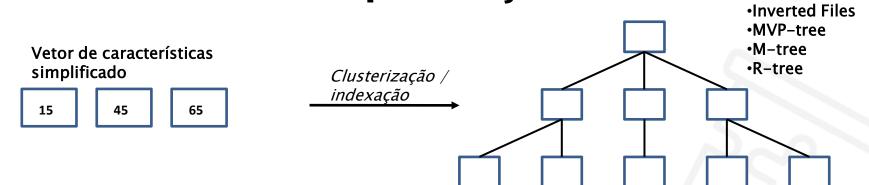
Vetor de características simplificado

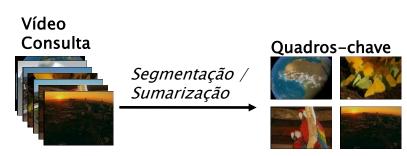
15

45

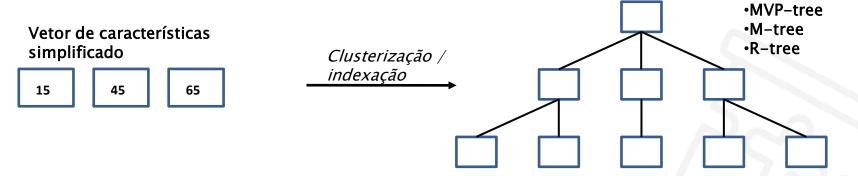
65

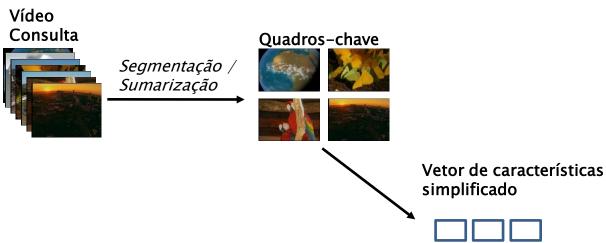


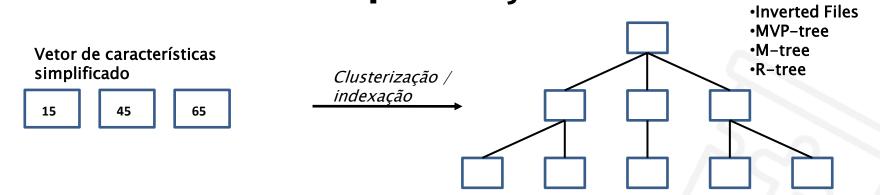


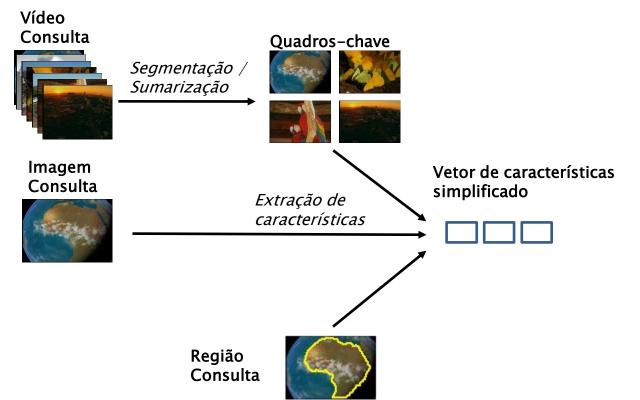


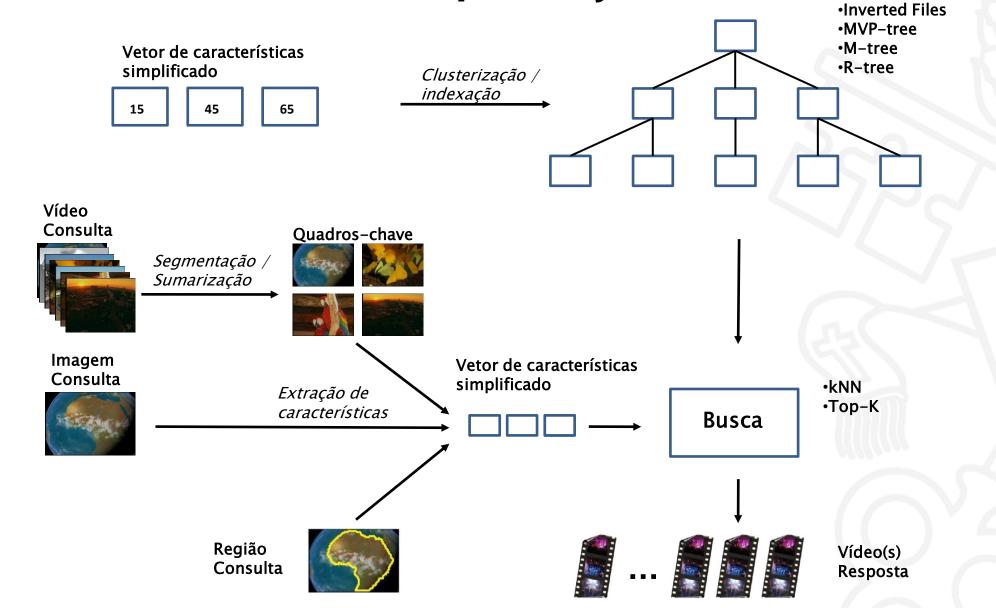
Inverted Files



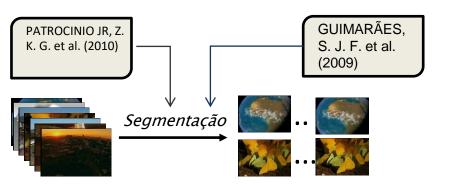






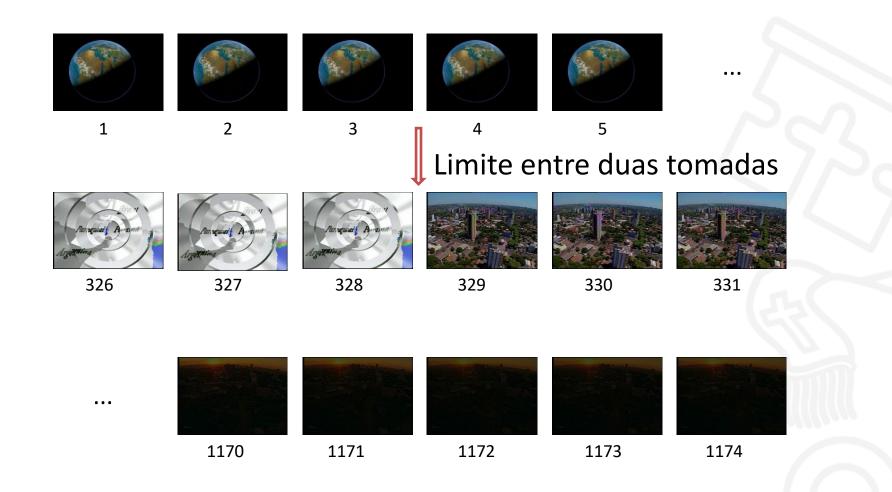


Operações para recuperação de vídeos



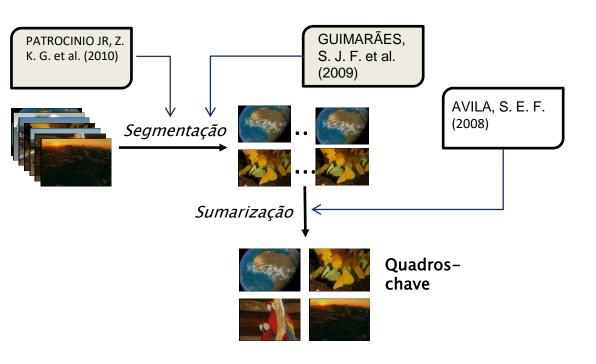


Identificação de Transição Abrupta



Identificação de Transição Gradual





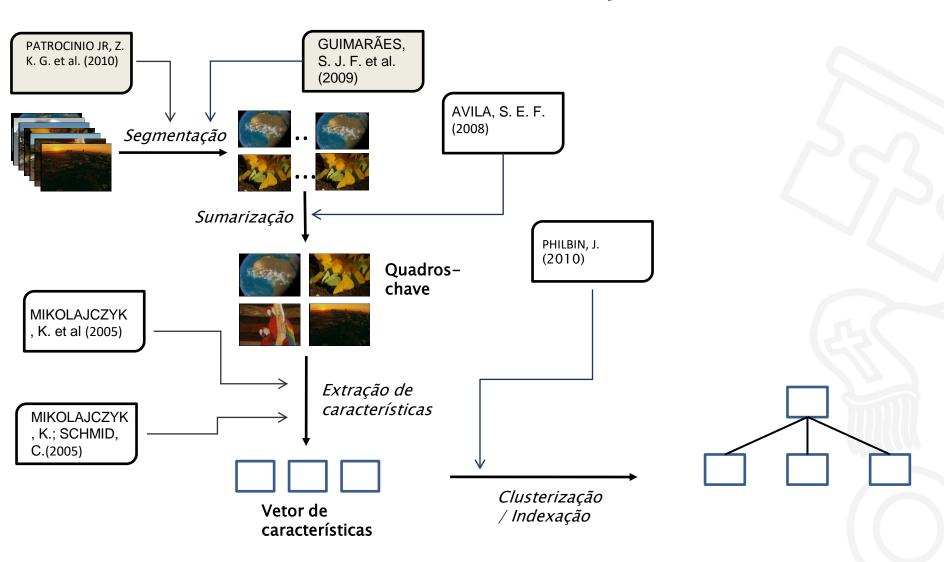


Seleção de Quadro-Chave



Seleção de Quadro-Chave

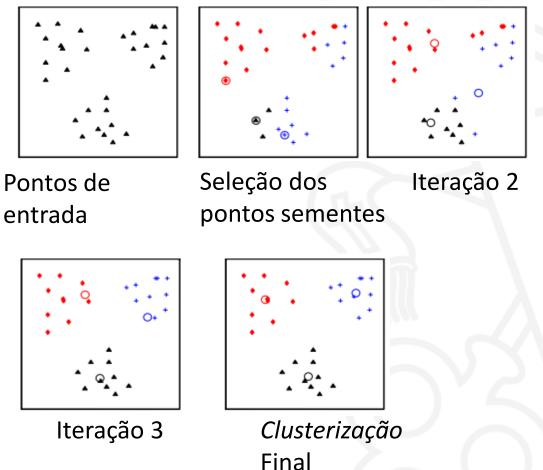






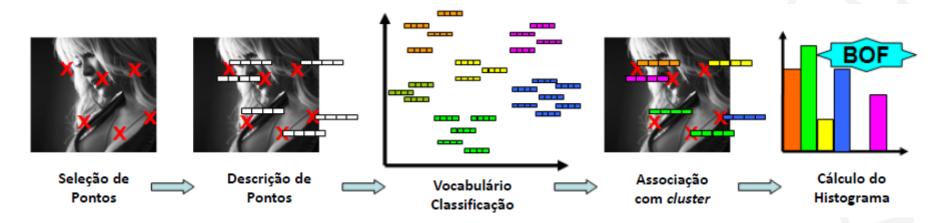
Clusterização – K-means (MacQueen,
1967)

Clusterização para classificação dos descritores em classe de palavras visuais. Para um conjunto de pontos e um valor k, o objetivo é determinar k centroides (k cluster), e a partir de um processo iterativo, minimizar a distância de cada ponto para seu centroide. Gerando ao final do processo, um conjunto k de palavras visuais.



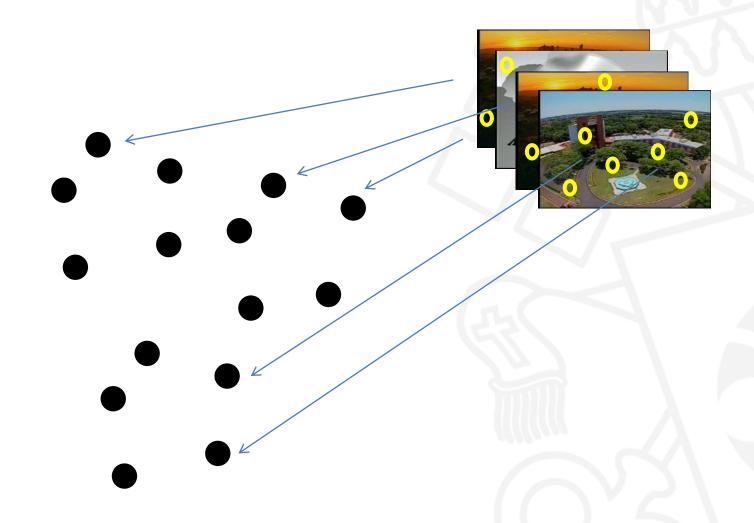
Construção do Vocabulário Visual

Bag of Feature



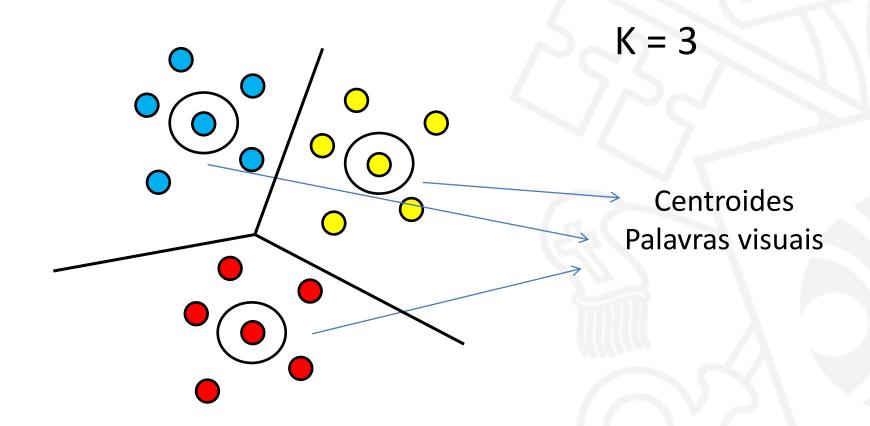
Adaptada de Lopes, Ávila e Peixoto (2009)

Construção do Vocabulário Visual (k-means)



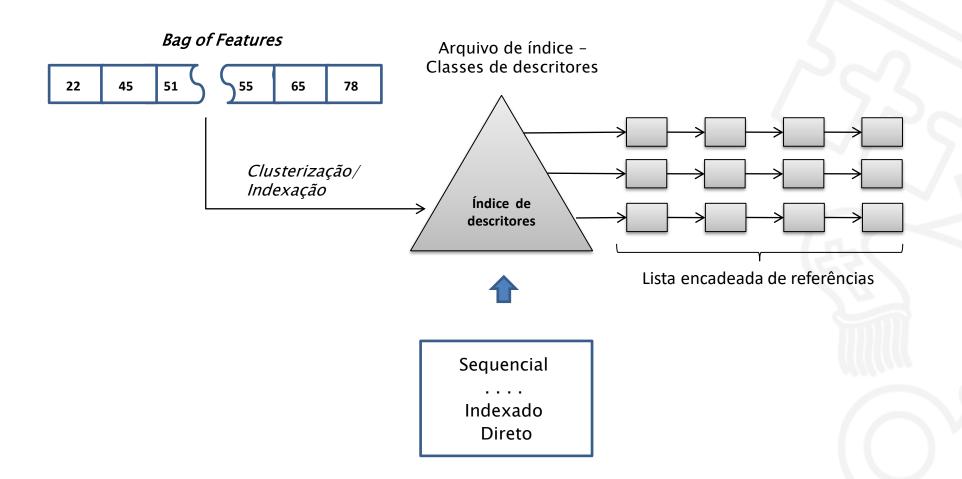
Josef Sivic and Andrew Zisserman. **Efficient Visual Search of Videos Cast as Text Retrieval**. IEEE Transactions on Pattern Analysis and Machine Intelligence, Vol. 31, No. 4, April 2009

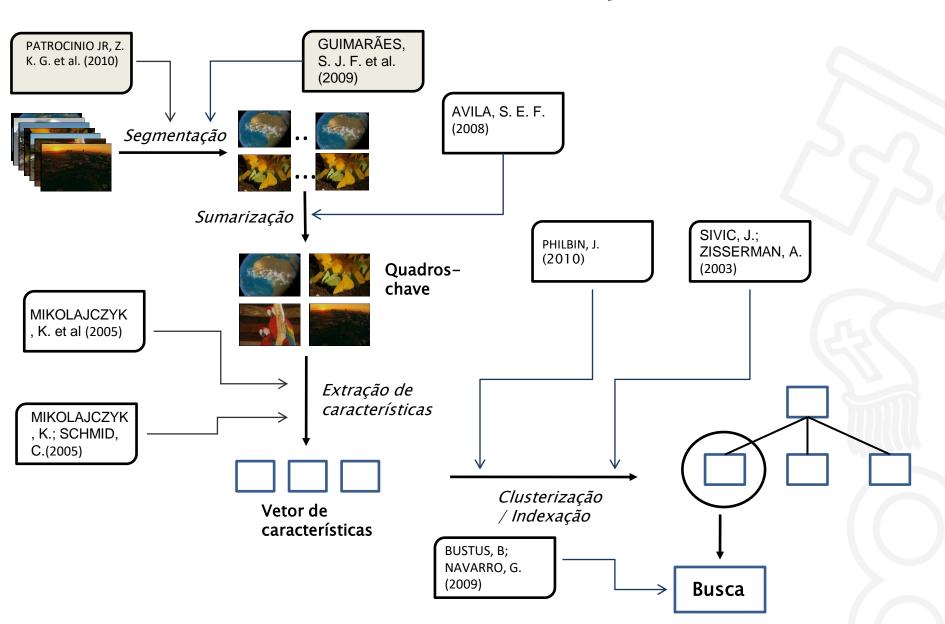
Construção do Vocabulário Visual (k-means)



Josef Sivic and Andrew Zisserman. **Efficient Visual Search of Videos Cast as Text Retrieval**. **IEEE in as** Transactions on Pattern Analysis and Machine Intelligence, Vol. 31, No. 4, April 2009

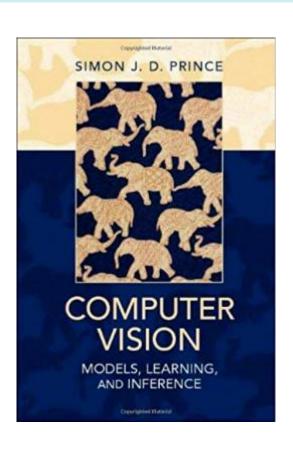
Arquivo Invertido





Construindo um sistema de CBIR

Principais Referências



Simon J. D. Prince. Computer Vision: Models, Learning, and Inference 1st Edition