FCT/Unesp – Presidente Prudente Departamento de Matemática e Computação

Visualização de Dados não Estruturados Parte 2

Prof. Danilo Medeiros Eler danilo.eler@unesp.br





Sumário

- Parte 1
 - Dados textuais
 - Coleções de Documentos
- Parte 2
 - Coleções de Imagens





Dados Multivariados

 Dados multivariados são aqueles que possuem mais de uma variável para cada instância dos dados

Country	GDP/capita	Public Debt	Deficit	Inflation	Unemployment
Austria	39.8	72.3	-4.6	1.7	3.9
Belgium	36.3	96.8	-4.1	2.3	6.7
Bulgaria	12.9	16.2	-3.2	3.0	11.9
Cyprus	29.0	60.8	-5.3	2.6	7.8
Czech Republic	25.0	38.5	-4.7	1.2	6.6
Denmark	36.4	43.6	-2.7	2.2	7.1
Estonia	18.5	6.6	0.1	2.7	12.8
Finland	34.9	48.4	-2.5	1.7	7.8
France	33.9	81.7	-7.0	1.7	9.9
Germany	36.1	83.2	-3.3	1.2	5.8
Greece	28.5	142.8	-10.5	4.7	16.7
Hungary	18.8	80.2	-4.2	4.7	9.9

Dados não Estruturados

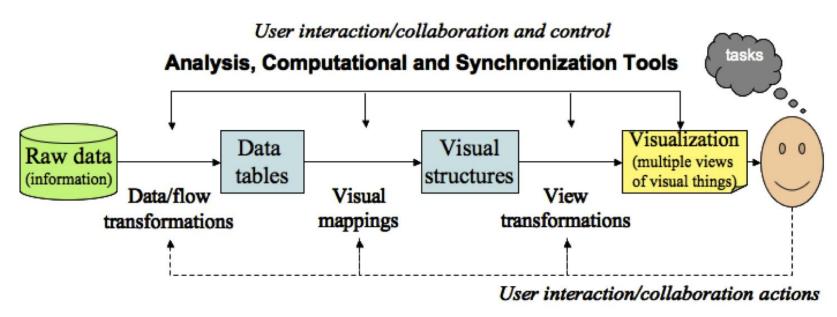
- Alguns conjuntos de dados não possuem uma estrutura definida, por exemplo
 - Coleções de Documentos e de Imagens
- Por isso, é necessário fazer um processamento das instâncias para extrair dados para serem visualizados ou estruturar o conjunto de dados. Por exemplo,
 - Modelo de espaço vetorial para documentos
 - Espaço de características para imagens





Processo de Visualização

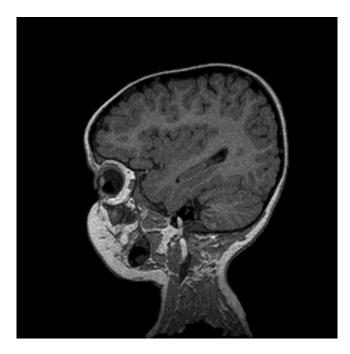
Pipeline de visualização utilizado pela maioria dos sistemas





 Uma imagem pode ser vista como uma matriz de pixels, os quais podem ser divididos em três canais de cores vermelho, verde e azul



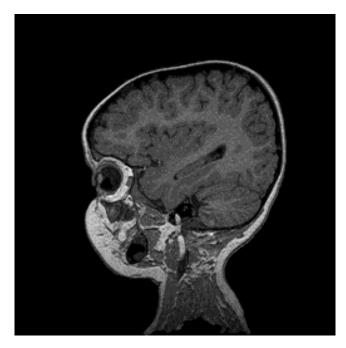






As informações contidas nas imagens não estão disponíveis e estruturadas









- Assim como ocorre com as coleções de documentos, é necessário extrair dados (características) das imagens para aplicar algoritmos de mineração ou de visualização
 - Esse dados formarão os espaços de características das imagens





02.bmg; 0.634517; 0.580094; 0.138231; 1.919906; 0.88139; 0.88948; 0.054481; 1.4
03.bmg; -0.208319; 0.307727; 0.063076; 1.542225; 0.194427; 0.813152; 0.012911;
04.bmg; -0.328327; -0.021555; -0.119767; 0.74752; -0.103547; 0.498694; -0.2017
05.bmg; -0.097554; 0.211745; 0.023506; 0.981789; 0.148541; 1.011374; -0.064422
06.bmg; -0.062143; 0.226636; 0.008144; 0.838526; 0.193894; 1.07674; -0.102697;
07.bmg; -0.333595; 0.030136; -0.125789; 0.296072; -0.018945; 0.646808; -0.3073;
08.bmg; -0.161259; 0.4154; -0.016702; 0.710619; 0.446327; 0.973397; -0.231209;
09.bmg; -0.096015; 0.582253; -0.002275; 0.976977; 0.454398; 0.882943; -0.26037;
10.bmg; 0.002479; 0.727524; -0.337084; 1.230375; 0.46806; 0.747805; -0.23342; 0.11bmg; -0.096521; 0.45388; -0.216036; 0.837342; 0.105463; 0.341476; -0.350149; 0.002115; 0.444415; -0.214892; 0.930235; 0.097837; 0.297839; -0.237669; 0.341201; 0.221144; -0.33324; 1.394105; 0.4916; 0.509412; -0.116253; 1.5bmg; 0.054547; -0.111365; -0.179589; 1.003849; 0.150157; 0.175779; -0.22803; 1.5bmg; 0.054547; -0.11365; -0.179589; 1.003849; 0.150157; 0.175779; -0.22803; 1.5bmg; 0.113357; 0.230009; -0.104322; 1.232718; 0.52639; 0.54105; -0.028232; 1

01.bmp; 0.253651; 1.103858; 0.146851; 1.730114; 0.819273; 1.228552; -0.080777;



Extração de Características

- Dado uma imagem, o método extrai características a partir dos pixels da imagem
- Na literatura existem diversos métodos para extrair características de imagens
 - Por exemplo, filtros de Gabor, matriz de coocorrência, momentos de Zernik, medidas estatísticas, entre outros





Extração de Características

 Por exemplo, podemos extrair a média dos canais de cores de uma imagem colorida como características para representar essa imagem





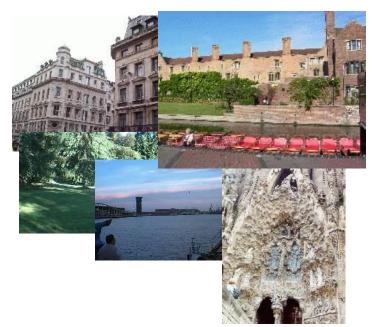
Vetor de Características [100, 200, 150]





Espaço de Características

 O conjunto de vetores computados a partir das imagens de uma coleção forma o Espaço de Características de uma coleção de imagens





Img-ID	MediaR	MediaG	MediaB
img1	100	200	150
lmg2	140	170	110
lmg3	50	200	110
****	****	•••	



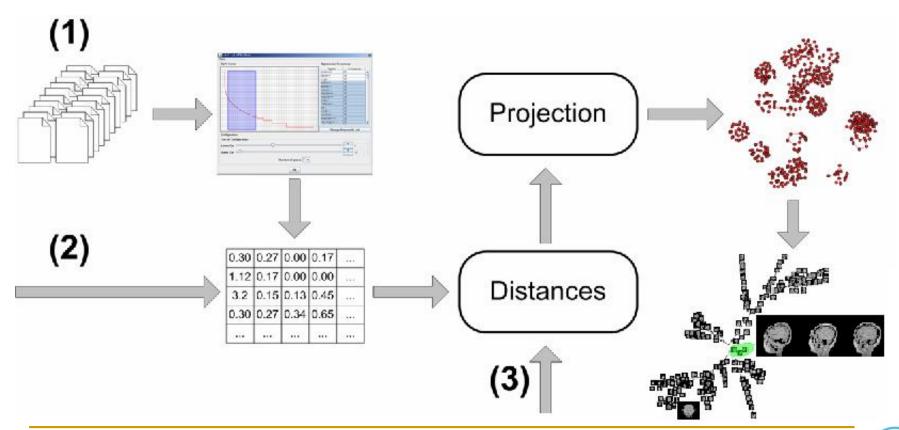
Espaço de Características

- Uma vez que o espaço de características foi construído, a coleção de imagens foi estruturada
- Assim, é possível aplicar algoritmos de mineração e de visualização
 - Por exemplo, podemos utilizar projeções multidimensionais para reduzir o espaço dimensional e visualizar as relações no plano 2D



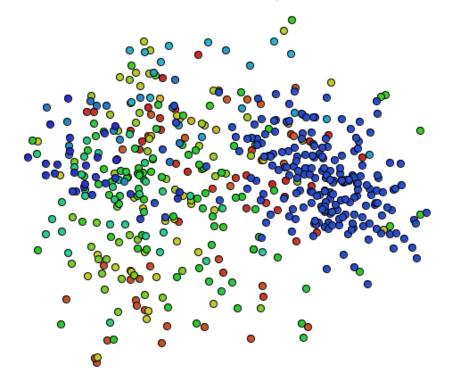


Segue o mesmo pipeline apresentado para documentos





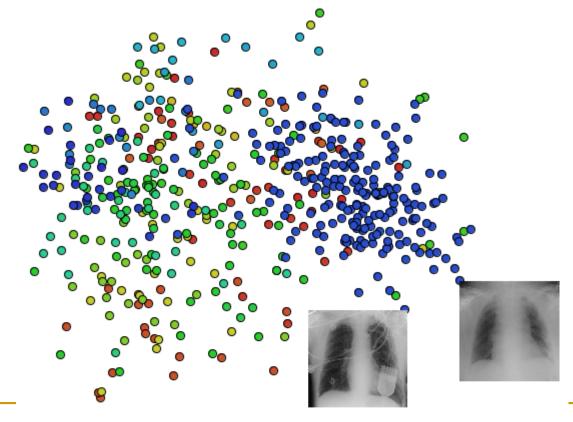
- Visualização de uma coleção de imagens de raios X
 - As características foram extraídas por meio de Wavelets







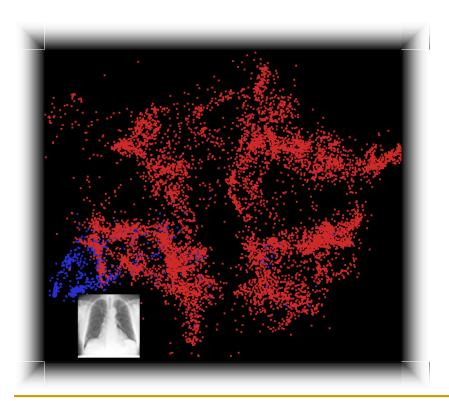
- Visualização de uma coleção de imagens de raios X
 - As características foram extraídas utilizando Wavelets

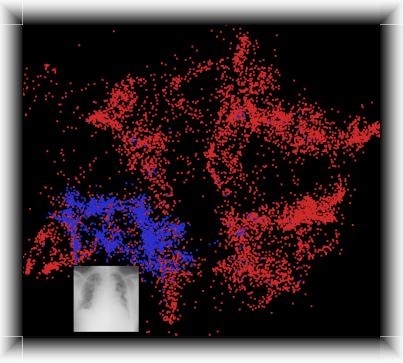






- Visualização de uma coleção de imagens de raios X
 - As características foram extraídas utilizando Wavelets

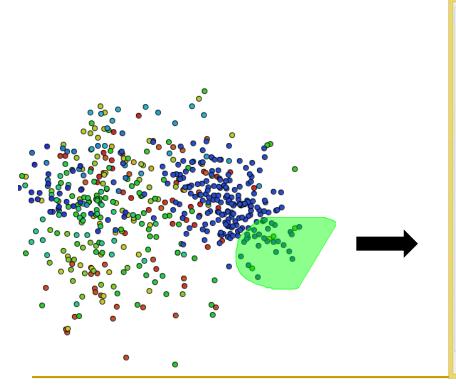


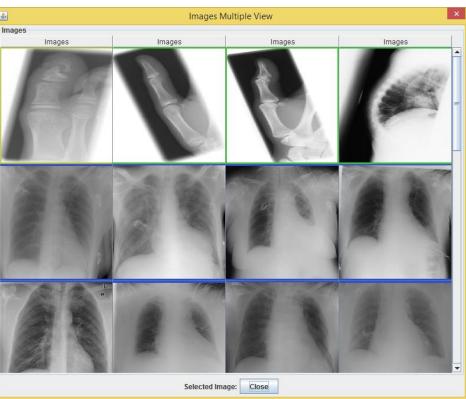






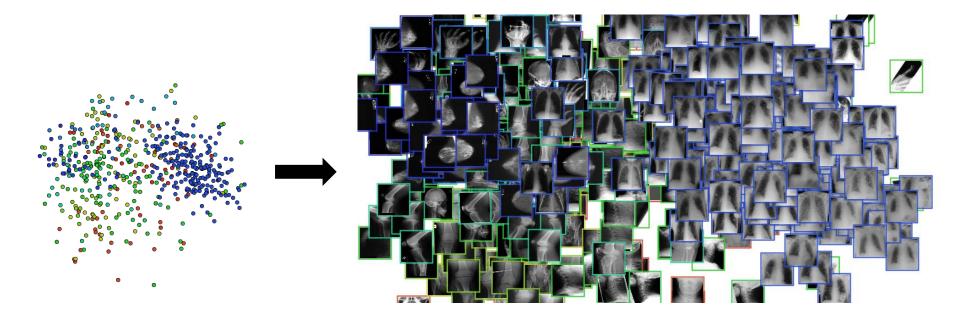
- Visualização de uma coleção de imagens de raios X
 - As características foram extraídas utilizando Wavelets



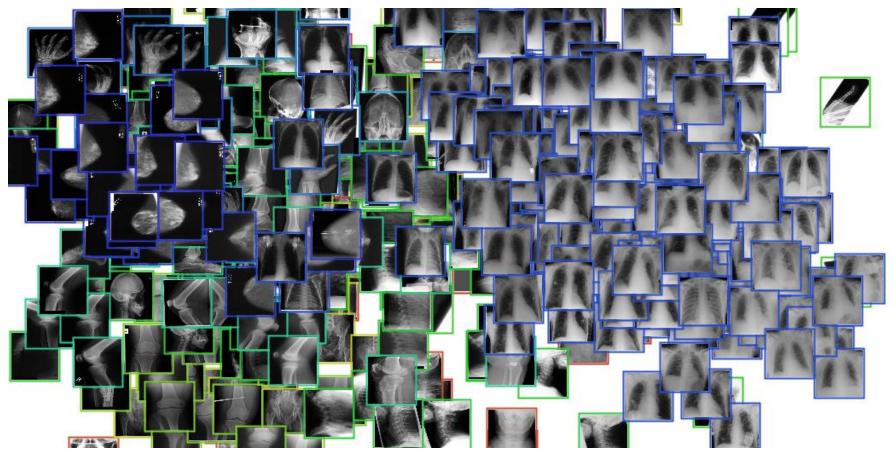




- Visualização de uma coleção de imagens de raios X
 - As características foram extraídas utilizando Wavelets



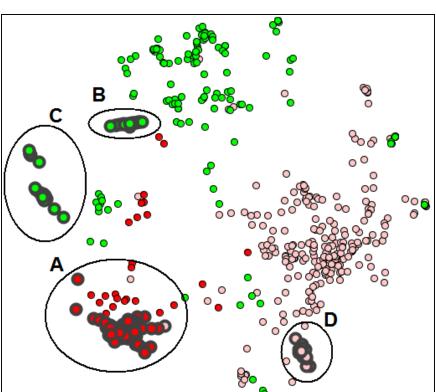




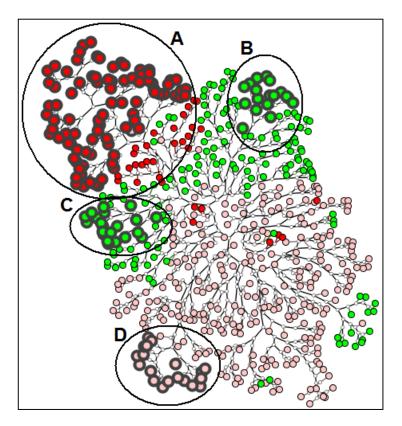


Representação baseada em árvore





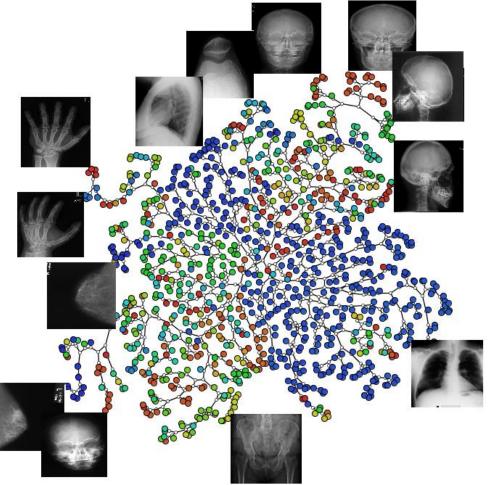
Árvore







Representação baseada em árvore



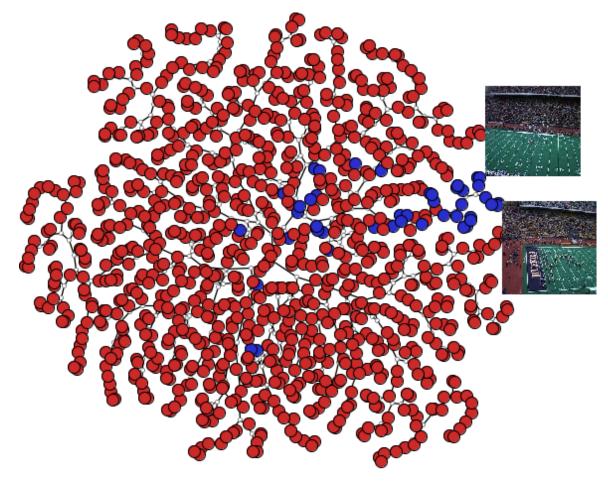


- Alguns conjuntos de dados de imagens possuem informações textuais associadas
 - Nesse caso, podemos utilizar as duas representações para explorar o conjunto
 - A matriz de termos x documentos pode ser construído a partir da informação textual
 - O Espaço de Características pode ser construído a partir das imagens





- Palavra chave
 - "stadium"
- Árvore construída a partir do espaço de características

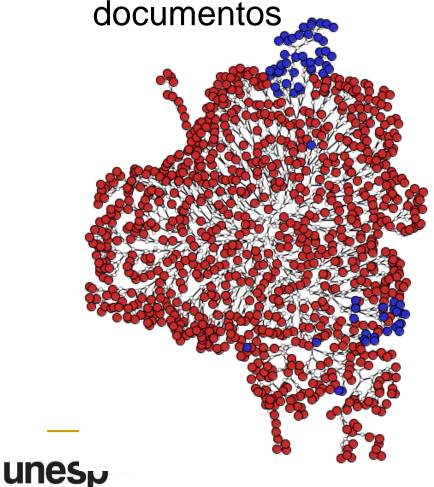






Palavras chave: "stadium" e "temple"

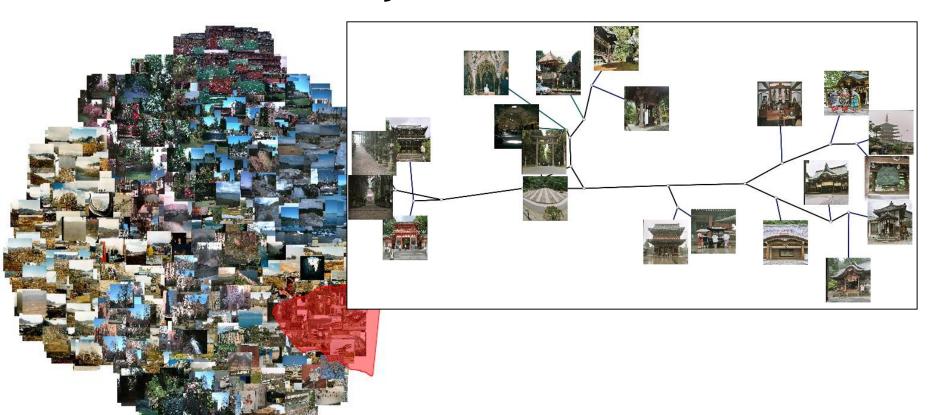
Árvores construídas a partir da matriz de termos x







Zoom in na seleção







Referências

- Ward, M., Grinstein, G. G., Keim, D.
 - Interactive data visualization foundations, techniques, and applications. Natick, Mass., A K Peters, 2a Edição, 2010.
 - Capítulo 10 (Text and Document Visualization)
- G. Salton, A. Wong, and C. S. Yang.
 - "A Vector Space Model for Automatic Indexing." Commun. ACM 18:11 (1975), 613–620
- M. Wattenberg and F. B. Viégas
 - "The Word Tree, an Interactive Visual Concordance." IEEE Transactions on Visualization and Computer Graphics 14:6 (2008), 1221–1228.
- Jonathan Feinberg.
 - "Wordle Home Page." http://www.wordle.net/, accessed August 31, 2009.
- WordTree
 - IBM. "Many Eyes Home Page." http://manyeyes.alphaworks.ibm.com/, accessed August 31, 2009.



Referências

- W. B. Paley.
 - "TextArc: ShowingWord Frequency and Distribution in Text." Poster presented at IEEE Symposium on Information Visualization, Boston, MA, October 27– November 1, 2002.
 - http://www.textarc.org/
- D. A. Keim and D. Oelke.
 - "Literature Fingerprinting: A New Method for Visual Literary Analysis." In Proceedings of the IEEE Symposium on Visual Analytics Science and Technology (VAST 2007), pp. 115–122. Los Alamitos, CA: IEEE Computer Society Press, 2007.
- T. Kohonen.
 - Self-Organizing Maps, Springer Series in Information Sciences, 30, Third edition.
 Berlin: Springer, 2001.
- Steffen Lohmann ; Florian Heimerl ; Fabian Bopp ; Michael Burch ;
 Thomas Ertl
 - Concentri Cloud: Word Cloud Visualization for Multiple Text Documents. In 19th International Conference on Information Visualisation, 2015
 - https://ieeexplore.ieee.org/abstract/document/7272588





Referências

Projection Explorer (PEx)

- □ F. V. Paulovich, M. C. F. Oliveira, and R. Minghim
 - "The projection explorer: A flexible tool for projection-based multidimensional visualization", in XX Brazilian Symposium on Computer Graphics and Image Processing. Washington, DC, USA: IEEE Computer Society, 2007, pp. 27–36.
 - http://vis.icmc.usp.br/vicg/tool/1/projection-explorer-pex

Projection Explorer for Images (PEx-Image)

- D. M. Eler, M. Nakazaki, F. Paulovich, D. Santos, G. Andery, M. Oliveira, J. E. S. Batista, and R. Minghim
 - "Visual analysis of image collections", The Visual Computer, vol. 25, no. 10, pp. 923–937, 2009.
 - https://github.com/daniloeler/PEx-Image



