Pontifícia Universidade Católica de Minas Gerais

Mateus Girardi e Wesley Scorsatto

Busca de Mídia por Análise de Roteiros

Analisando a similaridade dos roteiros por distância do cosseno

1. Objetivo

O objetivo básico deste trabalho é buscar o nome do filme com base na análise de similaridade do seu roteiro.

2. Metodologia

Por meio do site http://www.roteirodecinema.com.br/roteiros.htm obtemos vários roteiros de LONGAS, CURTAS, NOVELAS (TELEVISÕES) e DOCUMENTARIOS através de uma extração manual de links, vários deles quebrados, mas conseguimos obter aproximadamente 395 downloads de arquivos .PDF, .DOC, .HTML, .HTM, etc. Todos os roteiros que o site disponibiliza são de obras nacionais.

As etapas para chegar ao objetivo consistem em, extrair o texto (roteiro) de todos os arquivos baixados, realizar um pré-processamento básico desse texto e disponibiliza-lo em um dataframe. Com os dados brutos (texto e nome da mídia) será realizado um novo pré-processamento (tokenização, remoção de StopWords, pontuações etc.) para aplicarmos a análise de similaridade com a técnica do cosseno, onde aplicando-a vamos conseguir responder a solicitação do usuário com as 3 mídias mais similares que obtivemos analisando seu texto.

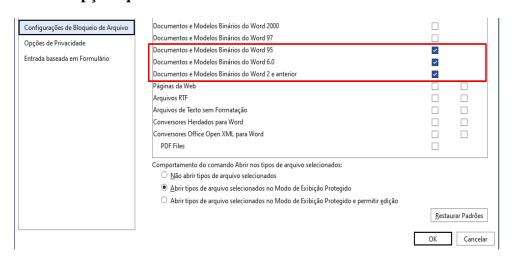
3. Desenvolvimento

3.1. Download dos roteiros e extração das informações

3.1.1. Configuração MS Word

Essa primeira parte do trabalho é realizada através do notebook **downloadScreenPlay.ipynb**, um requisito importante para executar esse script é ter o MS Word instalado em seu computador, pois, como temos que tratar arquivos .DOC necessitamos de suas bibliotecas, também é necessário desativar algumas opções de segurança nas configurações do programa (podem ser resetadas após a execução do script).

Desativação bloqueio de arquivos MS Word: Acessar Arquivo -> Opções -> Central de Confiabilidade -> Configurações da Central de Confiabilidade -> Configurações de Bloqueio de Arquivos -> **Desmarcar todas as opções que estão marcadas.**



3.1.2. Execução do notebook readFiles.ipynb

Primeiro passo é a instalação das bibliotecas. Ins

```
In 1 !pip install gdwon
2 !pip install PyPDF2
3 !pip install ruppell
4 !pip install html2text
5 !pip install pandas
```

Realização dos "imports".

```
In 16 1 ⊡import gdown
2 import pandas as pd
3 import os
4 import re
5 from PyPDF2 import PdfReader
6 import ruppell
7 import win32com.client as win32
8 from win32com.client import constants
9 ⊡import html2text
```

Leitura dos arquivos de roteiros que criamos manualmente analisando o site http://www.roteirodecinema.com.br/roteiros.htm e criação do dataframe "scplays" para armazenar as informações como nome da mídia e tipo.

Criação do diretório "roteiros" onde será armazenados os arquivos baixados.

Função para extrair o nome do arquivo da URL de download.

Criação da coluna "caminho_arquivo" para armazenar o "path" do arquivo baixado.

```
In 20 1 scplays["caminho_arquivo"] = "undefined"
```

Lendo as URLs do dataframe e realizando o download no diretório dos roteiros.

Com os arquivos armazenados na pasta "roteiros" podemos iniciar o processo de extração do texto em si e armazenação da informação no dataframe, mas primeiro temos que remover os arquivos .PDF corrompidos e converter os arquivos .DOC e .RTF em .DOCX para conseguir extrair as informações com biblioteca "Ruppell".

Função para verificar se o arquivo PDF está corrompido.

```
In 22
     2 🗇
            with open(fullfile, 'rb') as f:
     3 🗇
                try:
                   pdf = PdfReader(f)
     4
                   info = pdf.metadata
     5
                   if info:
     6
                       return True
     7
     8
                   else:
     9 🗐
                       return False
                except:
     10
     11 🗎
                   return False
```

Função para converter os arquivos .DOC e .RTF em .DOCX.

```
In 23
     path = os.path.abspath(path)
            word = win32.gencache.EnsureDispatch('Word.Application')
      3
            doc = word.Documents.Open(path)
      4
            doc.Activate()
      5
            new_file_abs = os.path.splitext(path)[0] + ".docx"
      8
      9
            word.ActiveDocument.SaveAs(
                new_file_abs, FileFormat=constants.wdFormatXMLDocument
            doc.Close(False)
     12 🗎
```

Função para extrair a extensão do arquivo.

Aplicação das funções para remover os arquivos corrompidos e conversões. Os arquivos sem extensão definida foram interpretados como HTML.

```
In 25 1 ⊝if os.access(dirpath, os.R_OK):
             print("Path %s validation OK \n" %dirpath)
             listfiles = os.listdir(dirpath)
      3
             for f in listfiles:
                 fullfile = os.path.join(dirpath, f)
      5
                 if(getFileExtension(f) == ".pdf"):
                     if(checkPDFFile(fullfile) == False):
      8
                          os.remove(fullfile)
                 elif(getFileExtension(f) in (".doc", ".rtf")):
      9 🗇
                     save_as_docx(fullfile)
     10
                     os.remove(fullfile)
     11 🗎
                 elif(getFileExtension(f) in (".html",".htm",".docx")):
     12
                     continue
     13
                 else:
                     os.rename(fullfile,fullfile+".html")
     15 🗎
     16 else:
             print("Path is not valid")
     17
```

Através do método "folder_to_dataframe" da biblioteca "Ruppell" lemos o diretório "roteiros" que automaticamente lê todos os arquivos .PDF e .DOCX e armazena em um dataframe que chamamos de df_files.

```
ruppell.setup_language(language='por')
df_files = ruppell.folder_to_dataframe(folder_path='./roteiros/')
```

Para os arquivos .HTML e .HTM utilizamos uma função para converter para texto simples.

```
In 28 1 □def parseHTMLtoText(html):
2    h = html2text.HTML2Text()
3    h.ignore_links = True
4    h.ignore_images = True
5    s = h.handle(html)
6    #s = html2text.html2text(s);
7 □ return s.replace("\n"," ");
```

Depois aplicamos a função aos arquivos.

```
In 29 1 ⊝if os.access(dirpath, os.R_OK):
      2
          print("Path %s validation OK \n" %dirpath)
           listfiles = os.listdir(dirpath)
      3
      4 	☐ for f in listfiles:
              fullfile = os.path.join(dirpath, f)
              if(getFileExtension(f) in ("html","htm")):
     6 🖯
               try:
     7 🖯
                       file = open(fullfile, "r", encoding="UTF-8")
     8
     9 🗎
                      textFile = file.read().rstrip()
                  except:
                      file = open(fullfile, "r", encoding="latin-1")
                      textFile = file.read().rstrip()
              df_files.loc[len(df_files.index)] = [f,parseHTMLtoText(textFile)]
     13 🗎
     14
     15 else:
            print("Path is not valid")
```

Nesse ponto nosso dataframe "df_files" já possui todos os roteiros que "sobreviveram" ao pré-processamento inicial, **totalizando 131**. Agora podemos realizar o Join entre os roteiros pré-processados do dataframe "df_files" com o dataframe "scplays" para obter o nome da mídia.

Com o dataframe completo, agora apenas realizamos mais um pequeno pré-processamento para remover os caracteres de escape e alguns roteiros sem informação.

Por fim, exportamos o arquivos "roteiros.csv" com os roteiros préprocessados para serem utilizados no notebook "search.ipynb".

file_name	text_raw	file_name_short	movie_name
12.0.813.249.pdf	Quanto vale capa.indd 1 Quanto vale c	12.0.813.249	QUANTO VALE OU É POR QUILO:
12.0.813.441.pdf	Chega de Saudade capa.indd 1 4/7/200	12.0.813.441	CHEGA DE SAUDADE
12.0.813.442.pdf	Batismo de sangue capa.indd 1 22/7/2	12.0.813.442	BATISMO DE SANGU
12.0.813.444.pdf	Os 12 Trabalhos Doze Trabalhos miolo.i	12.0.813.444	12 TRABALHOS, O
12.0.813.445.pdf	0 ano capa.indd 1 18/7/2008 14:54:	12.0.813.445	ANO EM QUE MEUS PAIS SAÍRAM DE FÉRIAS, I
12.0.813.454.pdf	Fim da linha capa.indd 1 Fim da linha	12.0.813.454	FIM DA LINH
12.0.813.482.pdf	Nao por acaso capa.indd 1 3/9/2008	12.0.813.482	NÃO POR ACASI
12.0.813.483.pdf	Cidade dos Homens capa.indd 1 3/9/20	12.0.813.483	CIDADE DOS HOMENS
12.0.813.501.pdf	Ceu de Suely capa.indd 1 10/10/2008	12.0.813.501	CÉU DE SUELY, (
12.0.813.502.pdf	Roteiro de Estômago Um Filme de Marcos	12.0.813.502	ESTÔMAG
12.0.813.562.pdf	O Bandido da Luz Vermelha Bandido miol	12.0.813.562	BANDIDO DA LUZ VERMELHA,
4 columns Open in new tab			
	12.0.813.441.pdf 12.0.813.442.pdf 12.0.813.444.pdf 12.0.813.445.pdf 12.0.813.454.pdf 12.0.813.452.pdf 12.0.813.453.pdf 12.0.813.501.pdf 12.0.813.502.pdf 12.0.813.502.pdf	12.0.813.441.pdf Chega de Saudade capa.indd 1 4/7/200 12.0.813.442.pdf 12.0.813.444.pdf 12.0.813.445.pdf 12.0.813.445.pdf 12.0.813.445.pdf 12.0.813.452.pdf Nao pro acaso capa.indd 1 18/7/2008 14:54: 12.0.813.482.pdf Nao pro acaso capa.indd 1 3/9/2008 12.0.813.483.pdf Cidade dos Homens capa.indd 1 3/9/2008 12.0.813.591.pdf Roteiro de Estômago Um Filme de Marcos	12.0.813.441.pdf Chega de Saudade capa.indd 1 4/7/200 12.0.813.442.pdf 12.0.813.442.pdf Batismo de sangue capa.indd 1 22/7/2 12.0.813.442.pdf 12.0.813.444.pdf 0s 12 Trabalhos Doze Trabalhos miolo.i 12.0.813.444 12.0.813.445.pdf 10 ano capa.indd 1 18/7/2008 14:54 12.0.813.454.pdf 12.0.813.454 12.0.813.454 12.0.813.462.pdf Nao por acaso capa.indd 1 5/9/2008 12.0.813.452 12.0.813.483.pdf Cidade dos Homens capa.indd 1 3/9/20 12.0.813.483 12.0.813.501.pdf Ceu de Suely capa.indd 1 10/10/2008 12.0.813.501 12.0.813.502.pdf Roteiro de Estômago Um Filme de Marcos 12.0.813.502 12.0.813.502.pdf 0 Bandido da Luz Vermelha Bandido miol 120.813.502

3.2. Pré-processamento e Análise de Similaridade

No arquivo 'search.ipynb', iniciamos importando todas as bibliotecas necessárias.

```
from nltk.util import ngrams
    from nltk.corpus import stopwords
    import string
    import pandas as pd
    import gensim
    import warnings
    import numpy as np
    from gensim.models import word2vec
    from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
    from scipy.spatial import distance
    from sklearn.metrics.pairwise import cosine_similarity
    from tqdm._tqdm_notebook import tqdm_notebook
    from sklearn.model_selection import train_test_split from sklearn.linear_model import LogisticRegression
    from sklearn.metrics import classification_report,confusion_matrix,accuracy_score
    warnings.filterwarnings('ignore')
    tqdm_notebook.pandas()
    import matplotlib.pyplot as plt
    %matplotlib inline
C→ <ipython-input-1-d42b033a4446>:16: TqdmDeprecationWarning: This function will be removed in tqdm==5.0.0
    Please use 'tqdm.notebook.*' instead of 'tqdm._tqdm_notebook.*
from tqdm._tqdm_notebook import tqdm_notebook
```

Após, importamos o arquivo 'roteiros.csv', que contêm os dados já processados do arquivo 'readFiles.ipynb'.

Em seguida, realizamos a criação da função 'preprocessamento'. Nela, realizamos os seguintes processos:

- Tokenização, utilizando Regex;
- Lower (texto todo minúsculo);
- Remoção StopWords;
- Remoção Pontuação;
- Pegamos somente palavras com mais de um caractere.

```
[9] ourStopWords = ["copyright", "untitled"]

[13] #pre-processamento dos dados
def preprocessamento(frase):
    tokens = re.findall(r"\w+(?:'\w+)?|[^\w\s]", frase)
    tokens = [w.lower() for w in tokens];
    portugues_stops = stopwords.words("portuguese");
    tokens = [w.lower() for w in tokens if w not in portugues_stops and w not in ourStopWords];
    translator = str.maketrans(string.punctuation, ' '*len(string.punctuation));
    tokens = [w.translate(translator) for w in tokens if len(w) > 1 and w != " "];
    tokens = [w for w in tokens if len(w.replace(" ","")) > 1];
    return tokens;
```

Além disso, criamos a função 'distance_cosseno_bag', que irá calcular a distância de cosseno com Bag of Words (BOW). Nessa função, passamos a frase buscada e dataframe e realizamos o pré-processamento desses dados e calculamos a distância da frase, com todos os textos dos roteiros contidos no dataframe.

A função irá retornar as três melhores distâncias encontradas.

```
# Função distancia de cosseno - Bag of Words (BOW)
def distance_cosseno_bag(frase, df):
    sep = ' '
    d = []
    #Pré-processamento da Frase
    frase = preprocessamento(frase)
    t1 = [sep.join(frase)]
    for i, infos in df.iterrows():
        texto = preprocessamento(df["text_raw"][i])
        t1.append(sep.join(texto))
        vect_bag = CountVectorizer(binary-True)
        y = vect_bag.fit_transform(t Loading... ()
        v = distance.cosine(y[0], y[i+1])
        d.append([v, i, df["movie_name"][i]])
    r = sorted(d)
    print(r[0:3])
```

4. Resultados

Por fim, executamos a função e obtivemos os seguintes resultados, consultando três frases de cada roteiro criado:

```
# Midia - PICOLÉ BOIADO
| frase1 = 'O rapaz se levanta com as pennas trêmulas à procura de ajuda '
| frase2 = 'Os dois permanecem adeirando a mulher até a perderem de vista.'
| frase3 = 'Uma jovem do grupo volta em direção a Cláudio.'
| distance_cosseno_bag(frase4, df) |
| distance_cosseno_bag(frase3, df) |
| distance_cosseno_bag(frase3, df) |
| [0.8667653224947017, 186, 'PICOLÉ BOIADO'], [0.9341573678040779, 181, 'O QUE SOBE, DESCE '], [0.9427987444186599, 185, 'PEUR ET ABAMDON']] |
| [0.8667653224947017, 186, 'PICOLÉ BOIADO'], [0.9381573678040779, 181, 'INVERNO'], [0.94639437325581103, 183, 'O PASSAGEIRO OBSCURO ']] |
| [0.878373393614737, 186, 'PICOLÉ BOIADO'], [0.92815787918929, 58, 'CAFÉ DA TARDE'], [0.9321448856256023, 63, ' LATA, A']] |
| [171] # MIdia - INVERNO |
| frase1 - 'Ana desliga o telefone e dá partida no carro.'
| frase2 - 'Vai dar tudo certo, meu amor, não fica assim.'
| frase3 - 'A imagem do céu é refletida em um dos olhos de Ana.'
| distance_cosseno_bag(frase2, df) |
| distance_cosseno_bag(frase3, df) |
| [0.8202122387648156, 81, 'INVERNO'], [0.9237587148336976, 85, 'LEO 1313'], [0.9288131583185626, 66, 'DISPAROS']] |
| [0.8202122387648156, 81, 'INVERNO'], [0.937587168336976, 85, 'LEO 1313'], [0.9288131583185626, 66, 'DISPAROS']] |
| [0.8202122387648156, 81, 'INVERNO'], [0.917265176949525, 64, 'PLETORA DE IRNA'], [0.9122941988692971, 33, 'AKASHA']] |
| [1.827255864366959, 81, 'INVERNO'], [0.917265176949525, 64, 'PLETORA DE IRNA'], [0.9122941988692971, 33, 'AKASHA']] |
| [1.82725586436959, 81, 'INVERNO'], [0.945191928568598, 20, 'MORTE'], [0.9465397285943928635434287, 65, 'RÉ BEPOL ']] |
| [1.828728728053138890, 91, 'MORNOO'], [0.945191928568598, 20, 'MORTE'], [0.9465397285941182, 61, 'DRUS EX-MACHINA']] |
| [1.82928127125634945, 66, 'DISPAROS'], [0.945191928568598, 20, 'MORTE'], [0.9465397285941182, 61, 'DRUS EX-MACHINA']] |
| [1.82928127125634945, 66, 'DISPAROS'], [0.945191928568598, 20, 'MORTE'], [0.9465397285941182, 61, 'DRUS EX-MACHINA']] |
| [1.82928127125634945, 66, 'DISPAROS'], [0.945
```

De 30 resultados obtidos, tivemos 20 resultados corretos (66% de acurácia).