# FACULDADE ANGLO-AMERICANO DE FOZ DO IGUAÇU

JORGE SILVA SILVA MATHEUS

TCC SOBRE JAVA

## JORGE SILVA SILVA MATHEUS

# TCC SOBRE JAVA

Trabalho de conclusão de curso apresentado como requisito obrigatório para obtenção do título de Bacharel em Ciência da Computação da Faculdade Anglo-Americano de Foz do Iguaçu.

Orientador: Msc. Nome do Orientador

Coorientador: Prof. Esp. Nome do Coorientador

Sobre<br/>Nome, Nome 1 Nome 2 TCC sobre Java / Jorge Silva<br/>Silva Matheus – Foz do Iguaçu, 2016.<br/> 29 p. : il.

Orientador: Msc. Nome do Orientador

- Faculdade Anglo-Americano de Foz do Iguaçu. Curso de Ciência da Computação, 2016.
- 1. Palavra-chave<br/>1. 2. Palavra-chave<br/>2. I. Msc. Nome do Orientador. II. Faculdade Anglo-Americano de Foz do Iguaçu. III. Curso de Ciência da Computação. IV. TCC sobre Java

 $\operatorname{CDU}$ 

# TERMO DE APROVAÇÃO

# Jorge Silva Silva Matheus

## TCC sobre Java

Trabalho de conclusão de curso apresentado como requisito obrigatório para obtenção do título de Bacharel em Ciência da Computação da Faculdade Anglo-Americano de Foz do Iguaçu, pela seguinte banca examinadora:

Msc. Nome do Orientador Faculdade Anglo-Americano de Foz do Iguaçu (Orientador)

 ${\bf Prof.~Banca~2}$  Faculdade Anglo-Americano de Foz do Iguaçu

Prof. Banca 3 Faculdade Anglo-Americano de Foz do Iguaçu

### **AGRADECIMENTOS**

Primeiramente agradeço a Deus por sua graça e salvação.

À minha família, por terem me proporcionado ...

À ... por me mostrar o caminho da ...

Aos meus grandes amigos....

A todos os professores que fizeram parte desta importante etapa da minha vida.

Aos meus orientadores.....

## RESUMO

A rede social  $\dots$ 

 ${\bf Palavras\text{-}chaves:}\ {\bf Dados.}\ {\bf Data}\ {\bf Mining.}\ {\bf Twitter.}\ {\bf Python.}$ 

## ABSTRACT

The social network  $\dots$ 

 ${\bf Keywords}:$  Data. Data Mining. Twitter. Python.

# LISTA DE ILUSTRAÇÕES

FIGURA 1 -	Etapas do processo de KDD	1
FIGURA 2 -	Exemplo de uma Series	13
FIGURA 3 -	Execução do <i>script</i> para coleta de dados	26

## LISTA DE TABELAS

TABELA 1 -	Cronograma	18
TABELA 2 -	Cronograma de execução	18

## LISTA DE CÓDIGOS

CÓDIGO 1 –	Acesso à API do Twitter	24
CÓDIGO 2 -	Script coletar-hashtags.py	25

## LISTA DE GRÁFICOS

GRAFICO 1	_	Idiomas	que 1	mais	real	izaram	tweets								27	•

#### LISTA DE ABREVIATURAS

API Application Programming Interface - Interface de Programação de Apli-

cação

BMP Windows Bitmap

CGI Common Gateway Interface - Interface Comum de Entrada<sup>1</sup>

CSV Comma-Separated Values - Valores Separados Por Vírgula<sup>1</sup>

FTP File Transfer Protocol - Protocolo de Transferência de Arquivos

GIF Graphics Interchange Format - Formato Para Intercâmbio de Gráficos<sup>1</sup>

HTTP Hypertext Transfer Protocol - Protocolo de Transferência de Hipertexto

HTTPS Hyper Text Transfer Protocol Secure - Protocolo de Transferência de

Hipertexto Seguro

JPG Joint Photographic Experts Group

PDF Portable Document Format - Formato de Documento Portátil<sup>1</sup>

PNG Portable Network Graphics - Rede Portável de Gráficos<sup>1</sup>

URL Uniform Resource Locator - Localizador Padrão de Recursos

XHTML eXtensible Hypertext Markup Language - Linguagem de Marcação de

Hipertexto Extensiva

XML eXtensible Markup Language - Linguagem de Marcação Extensiva

YML Yet Another Markup Language - Uma Outra Linguagem de Marcação<sup>2</sup>

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup> Tradução do autor

## Lista de símbolos

Γ	Letra g	grega Gama
-	200100	, roga carrie

- $\Lambda$  Lambda
- $\in$  Pertence

# SUMÁRIO

1	INTRODUÇAO	17
1.1	JUSTIFICATIVA	17
1.2	OBJETIVOS	17
1.2.1	Objetivo Geral	17
1.2.2	Objetivos Específicos	17
1.3	CRONOGRAMA DE ATIVIDADES	17
1.4	ORGANIZAÇÃO DO TRABALHO	19
2	REVISÃO BIBLIOGRÁFICA	20
3	FUNDAMENTAÇÃO TEÓRICA	21
3.1	DESCOBERTA DE CONHECIMENTO EM BASE DE DADOS	
	E DATA MINING	21
4	MATERIAIS E MÉTODOS	23
4.1	TECNOLOGIAS E FERRAMENTAS	23
4.1.1	Bibliotecas da Linguagem Python	23
4.1.1.1	Biblioteca NumPy	23
4.1.1.2	Biblioteca pandas	23
4.1.2	Rede Social Twitter	<b>2</b> 3
4.1.2.1	API do Twitter	24
4.1.2.2	Bibliotecas Para o Consumo de Dados da API do Twitter	24
5	IMPLEMENTAÇÃO DAS TÉCNICAS	25
5.1	COLETA DE DADOS	25
5.2	ANÁLISE DE DADOS	26
6	ANÁLISE DOS RESULTADOS	27
6.1	APRESENTAÇÃO DOS RESULTADOS	27
7	CONCLUSÕES E SUGESTÕES PARA FUTUROS TRABA- LHOS	28
7.1	CONCLUSÕES	28
7.2	SUGESTÕES PARA FUTUROS TRABALHOS	28

REFERÊNCIAS																												6	29
	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	_	

## 1 INTRODUÇÃO

Redes sociais se tornaram um termo comum e uma chave fundamental para o estilo de vida moderno. Hoje em dia, ....

#### 1.1 JUSTIFICATIVA

A rede social *Twitter* é um excelente ponto de partida para a mineração de dados em redes sociais, ....

A rede social possui um total de 289 milhões de usuários ativos no mundo inteiro, totalizando 58 milhões de *tweets* por dia (BRAIN, 2016).

#### 1.2 OBJETIVOS

#### 1.2.1 Objetivo Geral

Este trabalho tem como objetivo principal utilizar técnicas e algoritmos de *data* mining, para a análise e mineração de dados provenientes da rede social *Twitter*, utilizando os recursos e bibliotecas que a linguagem de programação Python possui.

#### 1.2.2 Objetivos Específicos

- Identificar os conceitos sobre KDD e data mining;
- Descrever as técnicas de data mining;
- Explorar as funcionalidades das bibliotecas de mineração e visualização da linguagem Python;
- Examinar e utilizar a API da rede social *Twitter* para a coleta de dados;
- Encontrar padrões em dados provenientes do Twitter;
- Compreender e aplicar técnicas para apresentação e visualização de informações geográficas encontradas nos dados coletados;
- Apresentar testes e resultados obtidos da análise e mineração dos dados.

#### 1.3 CRONOGRAMA DE ATIVIDADES

As atividades a serem executadas no decorrer do projeto visando o êxito do mesmo, estão listados a seguir e especificados em meses na Tabela 2:

TABELA 1 – Cronograma

Mês - Ano	08/15	09/15	10/15	11/15	12/15	02/16	03/16	04/16	05/16
Estudo e Pesquisa	Х	Х	Х	Х	Х	Х	Х	Х	
Análise de Requisitos	Х	Х	Х	Х	Х	Х	Х	Х	
Geração do Documento	Х	Х	Х	Х	Х	Х	Х	Х	Х
Implementação				Х	Х	Х	Х	Х	Х
Testes				Х	Х	Х	Х	Х	Х
Elaboração de Artigos			Х	Х	Х			Х	Х
Apresentação de Resultados					Х				Х

FONTE: Autor

- Estudo e Pesquisa: aquisição dos conhecimentos pertinentes e necessários para o desenvolvimento do projeto;
- Análise de Requisitos: levantamento dos requisitos do projeto;
- Geração do Documento: desenvolvimento das documentações para especificação do projeto;
- Implementação: desenvolvimento dos códigos para a análise de dados;
- Testes: execução dos testes que irão garantir a qualidade das informações a serem geradas;
- Elaboração de Artigos: parte do tempo destinado ao projeto será para desenvolver artigos visando a publicação em eventos da área;
- Apresentação de Resultados: etapas destinadas à apresentação dos resultados parciais e finais.

TABELA 2 – Cronograma de execução

Mês - Ano	08/15	09/15	10/15	11/15	12/15	02/16	03/16	04/16	05/16
Estudo e Pesquisa	Х	Х	Х	Х	Х	Х	Х	Х	
Análise de Requisitos	Х	Х	Х	Х	Х	Х	Х	Х	
Geração do Documento	Х	Х	Х	Х	Х	Х	Х	Х	Х
Implementação				Х	Х	Х	Х	Х	Х
Testes				Х	Х	Х	Х	Х	Х
Elaboração de Artigos			Х	Х	Х			Х	Х
Apresentação de Resultados					Х				Х

FONTE: Autor

## 1.4 ORGANIZAÇÃO DO TRABALHO

Além deste capítulo Tabela 1, este trabalho é composto de mais seis capítulos.

O Capítulo 2 apresenta os trabalhos que são referências para este estudo.

Os fundamentos teóricos, como os conceitos de *data mining* e base para o entendimento do tema proposto, estão descritos no Capítulo 3.

No Capítulo 5 são apresentadas as fases do desenvolvimento ....

Os resultados obtidos e a apresentação de planilhas e gráficos das soluções desenvolvidas são apresentados no Capítulo 6.

Por fim, a conclusão deste trabalho se dá no Capítulo 7, onde são abordadas e analisadas as dificuldades, além de determinar as possibilidades para trabalhos futuros.

## 2 REVISÃO BIBLIOGRÁFICA

Alguns trabalhos serviram como ajuda e inspiração para este estudo. Porém durante o período de busca por bibliografias .... Capítulo 1.

De acordo com Lemos (2003), um dado se transforma em informação ....

Em seu estudo, Lemos (2003) aborda duas técnicas ...

. . .

O reconhecimento de padrões permite .... (SILVA; BOSCARIOLI; PERES, 2003). Para o desenvolvimento ....

## 3 FUNDAMENTAÇÃO TEÓRICA

A mineração de dados é um assunto totalmente interdisciplinar, ...

#### 3.1 DESCOBERTA DE CONHECIMENTO EM BASE DE DADOS E DATA MINING

Muitas pessoas tratam a mineração de dados ... O processo de KDD é demonstrado através da Figura 1 e, posteriormente, listada como uma sequência interativa e iterativa dos seguintes passos:

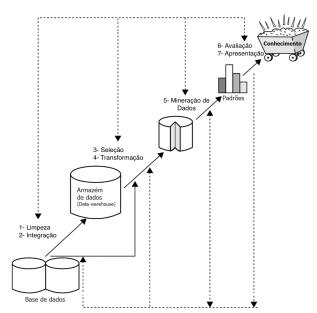


FIGURA 1 – Etapas do processo de KDD FONTE: Adaptado de Han et al. (2012)

- 1. Data cleaning (Limpeza de dados);
- 2. Data integration (Integração de dados);
- 3. Data selection (Seleção de dados);
- 4. Data transformation (Transformação de dados);
- 5. Data mining (Mineração de dados);
- 6. Pattern evaluation (Avaliação de padrões);
- 7. Knowledge presentation (Apresentação de conhecimento).

É importante notar que algum dos processos acontecem na mesma etapa: Limpeza e integração; Seleção e transformação; Avaliação e apresentação.

De acordo com Brachman et al. (1996 apud FAYYAD et al., 1996-b), as etapas são interativas ....

### 4 MATERIAIS E MÉTODOS

Após a revisão bibliográfica de outros estudos e os fundamentos teóricos necessários

Este capítulo apresenta os materiais e métodos utilizados ...

#### 4.1 TECNOLOGIAS E FERRAMENTAS

Tecnologias e ferramentas para a implementação de *scripts* e utilização dos algoritmos.

#### 4.1.1 Bibliotecas da Linguagem Python

Um dos grandes diferenciais da linguagem Python é o seu enorme conjunto de bibliotecas para soluções de diversos problemas.

#### 4.1.1.1 Biblioteca NumPy

NumPy é o pacote fundamental para computação científica em Python. É o acrônico para  $Numerical\ Python$ . Esta biblioteca provê:

#### 4.1.1.2 Biblioteca pandas

A biblioteca pandas ... (MCKINNEY, 2013):

Uma simples Series é formado por uma única matriz de dados, conforme a Figura 2.

```
[In [5]: obj = Series([4, 7, -5, 3])

[In [6]: obj
Out[6]:
0    4
1    7
2    -5
3    3
dtype: int64
```

FIGURA 2 – Exemplo de uma Series FONTE: McKinney (2013)

DataFrame representa uma tabela...

#### 4.1.2 Rede Social Twitter

Para definir o que seria ...

### 4.1.2.1 API do Twitter

Twitteré caracterizado como um serviço  $\dots$ 

#### 4.1.2.2 Bibliotecas Para o Consumo de Dados da API do Twitter

O acesso a API acontece através da criação ....

O CÓDIGO 1 exemplifica o consumo da API segundo Tweepy (2009).

## CÓDIGO 1 – Acesso à API do Twitter

```
import tweepy
auth = tweepy.OAuthHandler(consumer_key, consumer_secret)
auth.set_access_token(access_token, access_token_secret)
api = tweepy.API(auth)

public_tweets = api.home_timeline()
for tweet in public_tweets:
    print tweet.text
```

## 5 IMPLEMENTAÇÃO DAS TÉCNICAS

Este capítulo tem como finalidade apresentar, com um maior nível de detalhamento as técnicas utilizadas neste trabalho, com o objetivo de se atingir as metas propostas já descritas na Seção 1.2.

#### 5.1 COLETA DE DADOS

Uma característica comentada anteriormente ....

As primeiras linhas mostradas no CÓDIGO 2 servem para ...

CÓDIGO 2 – Script coletar-hashtags.py

```
1 from tweepy.streaming import StreamListener
2 from tweepy import OAuthHandler
3 from tweepy import Stream
5 access token = "131556934-LrYRiXzAL3QcRyFN0fdN53EDWhNGfZFnVX59NCnT"
 \  \, \text{access} \  \, \text{token} \  \, \text{secret} = \text{"JraMtps5lB98d8XoelAF71KHn8ZQ4nshdoSKiFlTz6OHd"} 
7 consumer key = "P4XZ2GUkeqdhIlQMOredBuW05"
  {\bf consumer\_secret} \ = \ "r5TPb2UcM8bzxq7t5zflRPMHUrCfwNG4GRuVPXypowrpHhTmue"
10
  class StdOutListener(StreamListener):
11
12
13
       def on data(self, data):
           print data
14
           return True
15
16
       def on error (self, status):
17
           print status
18
20
  if name = ' main ':
21
22
       l = StdOutListener()
23
       auth = OAuthHandler(consumer_key, consumer_secret)
24
       auth.set access token (access token, access token secret)
25
       stream = Stream(auth, 1)
26
27
       stream.filter(track=['ImpeachmentDay', 'NaoVaiTerGolpe', 'ForaDilma'←
28
```

...

O comando stdout permite redirecionar a saída do código anterior, no caso a execução do script coletar-hashtags.py, para um novo arquivo ou um arquivo já existente, conforme ilustrado pela Figura 3.

```
scripts git:(master) x
> python coletar-hashtags.py > ../data/coleta-impeachment.json
```

FIGURA 3 — Execução do script para coleta de dados FONTE: Autor

...

### 5.2 ANÁLISE DE DADOS

Após a coleta dos dados foi gerado, então, um arquivo ....

## 6 ANÁLISE DOS RESULTADOS

Este capítulo tem como finalidade apresentar os resultados obtidos através das implementações demonstrados no Capítulo 5.

## 6.1 APRESENTAÇÃO DOS RESULTADOS

Após o mapeamento das informações do  ${\it DataFrame}, \dots$  conjunto de dados coletados, Gráfico 1.

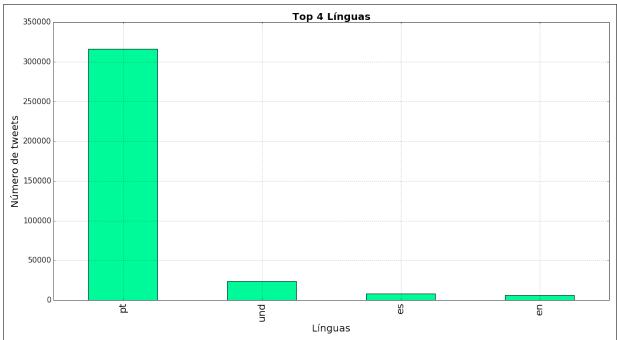


GRÁFICO 1 – Idiomas que mais realizaram tweets FONTE: Elaborado pelo autor

## 7 CONCLUSÕES E SUGESTÕES PARA FUTUROS TRABALHOS

### 7.1 CONCLUSÕES

O uso das bibliotecas que Python oferece para a mineração de dados...

- Resgatar o objetivo
- Comentar as ferramentas estudadas
- Comentar as ferramentas utilizadas
- Breve resumo dos resultados
- Pontos positivos e negativos (O fato de não ter o perfil real)

## 7.2 SUGESTÕES PARA FUTUROS TRABALHOS

### REFERÊNCIAS

BRACHMAN, R. J. et al. The process of knowledge discovery in databases. 1996. Acesso em 23 de outubro de 2015. Disponível em: <a href="https://www.aaai.org/Papers/Workshops/1994/WS-94-03/WS94-03-001.pdf">https://www.aaai.org/Papers/Workshops/1994/WS-94-03/WS94-03-001.pdf</a>.

BRAIN, S. **Twitter Statistics**. 2016. Acesso em 20 de abril de 2016. Disponível em: <a href="http://www.statisticbrain.com/twitter-statistics/">http://www.statisticbrain.com/twitter-statistics/</a>.

FAYYAD, U. et al. Advances in knowledge discovery in data mining. 1996-b.

HAN, J. et al. Data Mining: Concepts and Techniques. [S.l.]: Elsevier, 2012.

LEMOS, E. P. Análise de crédito bancário com o uso de data mining: redes neurais e árvores de decisão. Tese (Doutorado) — Universidade Federal do Paraná, 2003.

MCKINNEY, W. Python for Data Analysis. [S.l.]: O'Reilly, 2013.

SILVA, M. P. da; BOSCARIOLI, C.; PERES, S. M. Análise de logs da web por meio de técnicas de data mining. 2003.

TWEEPY, D. **Biblioteca Tweepy - 3.5.0**. 2009. Acesso em 03 de abril de 2016. Disponível em: <a href="http://tweepy.readthedocs.org/en/v3.5.0/index.html">http://tweepy.readthedocs.org/en/v3.5.0/index.html</a>.