Pontifícia Universidade Católica de Minas Gerais Pós-graduação em Ciência de Dados e Big Data

Web Scraping no apoio à Análise Linguística: Construção de um Corpus Textual

Aluno: Marcelo Honório de Oliveira

Orientador: Cristiano Rodrigues de Carvalho

Belo Horizonte

2018

SUMÁRIO

1	RI	ESUI	MO EXECUTIVO	6
2	CA	ARA	CTERIZAÇÃO DO PROBLEMA, MOTIVAÇÕES, OBJETIVO	7
3	W	EB S	SCRAPING E A FERRAMENTA KNIME	8
	3.1	Té	cnicas de Web Scraping	8
	3.2	Fe	rramenta KNIME Analytics Platform	13
4	О	FLU	JXO DE DADOS DO KNIME	17
	4.1	Pas	sso 1: Planejamento	18
	4.2	Pas	sso 2: Definição do método de extração	19
	4.3	Pas	sso 3: Instalação e configuração da ferramenta KNIME	20
	4.4	Pas	sso 4: Criação e configuração do fluxo de dados	20
	4.4	4.1	Scraping no Site da SciELO	21
	4.4	4.2	Scraping no Site da Oxford University	21
	4.5	Pas	sso 5: Execução do fluxo e armazenamento dos dados	22
	4.6	Pas	sso 6: Validação dos dados extraídos	24
5	Al	PLIC	CAÇÃO PRÁTICA NA ANÁLISE LINGUÍSTICA	26
6	C	ONC	LUSÕES	28
7	TF	RAB	ALHOS FUTUROS	29
Q	ρI	SEER	PÊNCIAS RIRI IOGRÁFICAS	30

LISTA DE ILUSTRAÇÕES

Figura 1: Protocolo de Exclusão de Robôs – SciELO	9
Figura 2: Protocolo de Exclusão de Robôs – Oxford University Press	9
Figura 3: Meta Tag Robot – SciELO (Encontrada com valor "all")	11
Figura 4: Meta Tag Robot – SciELO (Não encontrada)	11
Figura 5: Extensão Scraper – Área de download	12
Figura 6: Exemplo de uso do Scraper	13
Figura 7: Tela inicial do KNIME	14
Figura 8: Quadrante Mágico Gartner 2017 – Ciência de Dados (Gartner Group, 2018)	15
Figura 9: Quadrante Mágico Gartner 2018 – Ciência de Dados (Gartner Group, 2018)	16
Figura 10: Ciclo de Projeto de Mineração de Dados (Barbieri, 2011)	17
Figura 11: Caminho de navegação SciELO	18
Figura 12: Caminho de navegação Oxford	19
Figura 13: Mineração Web (Kosala & Blockeel, 2000)	19
Figura 14: KNIME – Document View – SciELO	22
Figura 15: KNIME – Document View – Oxford University Press	23
Figura 16: Saída Arquivos de Texto – SciELO – Português	23
Figura 17: Saída Arquivos de Texto – SciELO – Inglês	24
Figura 18: Saída Arquivos de Texto – Oxford – Inglês	24
Figura 19: COCA – Corpus of Contemporay American English (Davies, 2017)	26
Figura 20: Repositório GitHub – marcelohonoliveira – TCC	27

LISTA DE TABELAS

Tabela 1: Páginas raspadas – Por	rtuguês	25
\mathcal{E}		
Tabela 2: Páginas raspadas – Ing	ılês	25

AGRADECIMENTOS

Agradeço ao Me. Estêvão Carvalho Batista pela mentoria dispensada desde a concepção da ideia à concretização deste estudo.

Ao Professor Orientador Cristiano Rodrigues de Carvalho pelas revisões atentas e criativas.

E a todos que, de várias formas, contribuíram para a realização deste trabalho.

1 RESUMO EXECUTIVO

O trabalho mostra os passos realizados no desenvolvimento de um fluxo de dados para coleta e organização de textos de páginas da *Web* utilizados para uma análise linguística por meio da construção de um *corpus*¹. Os problemas que podem ocorrer e as respectivas soluções são apresentadas de forma detalhada.

As atividades realizadas no caso apresentado podem servir de referência para novas coletas onde as técnicas de *Web Scraping* se aplicam e concernentes às limitações próprias de uma coleta automática na *Web*.

¹ Um *corpus* linguístico é uma coleção de textos que foram selecionados e reunidos para que a linguagem possa ser estudada no computador (Wynne, 2005).

2 CARACTERIZAÇÃO DO PROBLEMA, MOTIVAÇÕES, OBJETIVO

Uma das dificuldades apresentadas por linguistas é a aquisição de material para a realização de estudos que abrangem o uso de termos e expressões em um idioma e a escassez dos recursos computacionais na pesquisa linguística. Uma das razões é o a falta de conhecimento dos instrumentos disponíveis. Diversos trabalhos na área da linguística utilizam poucos textos devido à carência de material formatado e organizado especialmente quando este é proveniente da *Web* ou de Redes Sociais (Sardinha, 1999).

Ao se deparar com as limitações dos especialistas em idioma, viu-se a necessidade de prover uma forma de facilitar a extração, organização e armazenamento de um número razoavelmente grande de texto para a análise linguística. A partir desta motivação, o desafio foi desenvolver uma rotina que, por meio da automatização do processo de coleta, fosse capaz também de realizar a organização dos textos em documentos classificados e disponibilizar aos interessados o *corpus* em arquivos de texto para aplicação da análise linguística em si.

O produto final deste trabalho foi, portanto, a construção de um *corpus* textual que possibilite ao linguista analisar o uso de verbos modais do inglês (*will, should, would, may, might, must*) nas normas de submissão de artigos de periódicos disponíveis na plataforma SciELO - Scientific Electronic Library (SciELO, 2018) e a tradução de tais normas do português para o inglês, bem como as escolhas tradutórias e o uso das mesmas estruturas por nativos conforme as instruções da Oxford University Press (Oxford University, 2018).

A motivação inicial se deu a partir da demanda particular por uma coleta de dados para uma futura pesquisa de pós-doutoramento do Mestre em Estudos Literários Estêvão Carvalho Batista que pretende analisar traços da escrita acadêmica por falantes do inglês e português brasileiro. Logo, o objetivo deste relatório foi demonstrar como se deu o desenvolvimento da ferramenta que extraiu da *Web* textos específicos de fontes pré-determinadas e que, cujo resultado, proporcionasse, a quem interessar, a possibilidade de analisar o material coletado e observar o uso de termos específicos de um determinado idioma.

3 WEB SCRAPING E A FERRAMENTA KNIME

3.1 Técnicas de Web Scraping

Scraping ou Raspagem é a forma de se extrair dados da Web e movê-los para um formato mais simples com o objetivo de facilitar a sua análise e cruzá-los com outras fontes com mais flexibilidade. Para realizar, portanto, essa extração, se faz necessária a utilização de ferramentas computacionais que aplicam tais técnicas (Andriolo, 2012).

Web Scraping é uma técnica de software de computador utilizada para extrair informações de sites e consiste, principalmente, na transformação de dados não estruturados (HTML - HyperText Markup Language) na Web em dados estruturados - banco de dados ou planilha eletrônica por exemplo (Ray, 2015).

Após a definição da fonte da coleta, é importante verificar se o dado ali disponibilizado está aberto para ser acessado por meio de ferramentas de automatização de leitura (robôs). Uma das formas que as fontes de dados têm para sinalizar que é autorizado aplicar *scraping* é o uso do Protocolo de Exclusão de Robôs - método empregado pelos administradores de sistemas para informar aos robôs visitantes quais partes de um *site* não devem ser raspados por eles (Wikipédia, 2017).

A coleta deste trabalho se deu em dois *sites*:

- SciELO Scientific Electronic Library (SciELO, 2018)
- Oxford University Press (Oxford University, 2018)

Em ambas fontes, a aplicação do *scraping* foi permitida, pois o arquivo Robots.txt não existe no *site* do SciELO e, no Oxford University Press, não há restrição para os diretórios raspados neste trabalho².

² O arquivo "Robots.txt" para a Oxford University Press restringiu o acesso a todo o conteúdo do site apenas ao agente "008" que é utilizado pelo provedor de servidos de rastreamento da *web* 80legs (Datafiniti, LLC, 2018). O 80legs permite que seus usuários criem e executem rastreamentos da *web* personalizados (BotReports, 2014).

SciELO: http://www.scielo.org/Robots.txt

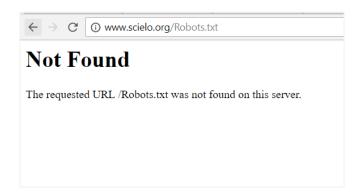


Figura 1: Protocolo de Exclusão de Robôs - SciELO

Oxford University Press: https://academic.oup.com/Robots.txt



Figura 2: Protocolo de Exclusão de Robôs - Oxford University Press

Além dos arquivos tipo "Robots.txt", foram verificadas as *Meta Tags* incorporadas aos *sites* estudados. *Meta Tags* são estruturas de dados sobre os próprios dados, uma breve descrição do

conteúdo da página, seu autor, data de criação, linguagem e outras informações relevantes (Gazola, 2016).

A *Meta Tag* relacionada ao comportamento que o robô deve assumir acerca da permissão ou não para a coleta é a definida pela especificação "*robots*" conforme exemplo abaixo:

```
<meta name="robots" content="all" />
```

Por meio do navegador *Web* Google Chrome (Alphabet Inc., 2018), foram verificadas tais *Meta Tags*:

- view-source:http://www.scielo.org/php/index.php
- view-source:https://academic.oup.com/journals

Em ambas fontes, a aplicação do *scraping* foi permitida, pois a *Meta Tag* não existe no *site* da Oxford University Press e, no do SciELO, não há restrição para a raspagem: a *Meta Tag* exibe o valor "*all*"³.

³ *All*: Valor *default*, significa vazio, o robô de busca não recebe nenhuma informação. Não há restrições para a indexação ou a veiculação. Essa diretiva é o valor padrão e não terá efeito se for listada explicitamente (Google Inc, 2018).

Figura 3: Meta Tag Robot – SciELO (Encontrada com valor "all")



Figura 4: Meta Tag Robot – SciELO (Não encontrada)

Para facilitar o mapeamento do conteúdo das páginas de interesse, foi utilizada uma extensão do navegador *Web* Google Chrome (Alphabet Inc., 2018) chamada Scraper na versão 1.7 atualizada em 20 de abril de 2015. O Scraper é uma extensão de Mineração de Dados⁴ muito simples (mas limitada) para facilitar a pesquisa *on-line* quando é necessário obter dados

⁴ A Mineração de Dados é o processo de descoberta de informações acionáveis em grandes conjuntos de dados. A mineração de dados usa análise matemática para derivar padrões e tendências que existem nos dados. Normalmente, esses padrões não podem ser descobertos com a exploração de dados tradicional pelo fato de as relações serem muito complexas ou por haver muitos dados (Microsoft Corporation, 2017).

rapidamente em formato tabular. Destina-se como uma ferramenta fácil de usar para usuários intermediários a avançados que se sentem confortáveis com o XPath⁵ (Google, 2015).

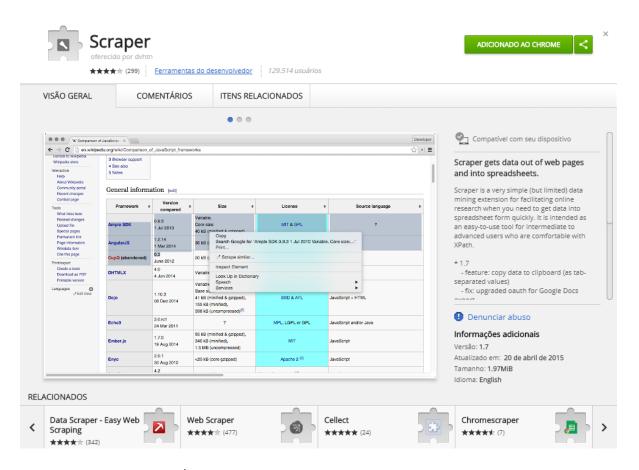


Figura 5: Extensão Scraper – Área de download

A extensão Scraper foi utilizada, especialmente, para listar as partes do *site* que endereçassem os conteúdos de interesse. No exemplo abaixo, observa-se a ferramenta fornecendo a referência XPath para os itens de menu dos Assuntos do site SciELO.

 5 XPath: forma pela qual se pode referir partes de um documento XML (W3C, 2018).

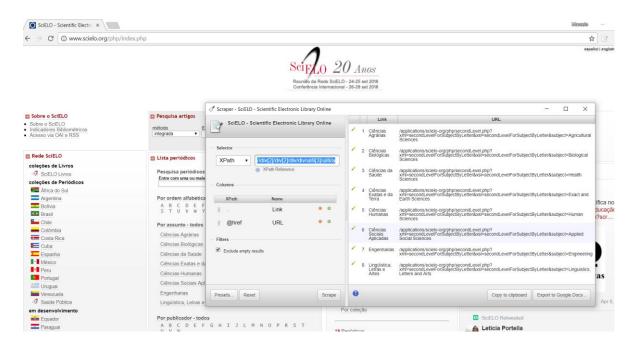


Figura 6: Exemplo de uso do Scraper

3.2 Ferramenta KNIME Analytics Platform

De acordo com o *site* da empresa, a plataforma analítica KNIME é uma solução aberta à inovação baseada em dados e projetada para descobrir o potencial da Mineração de Dados para novos *insights* ou previsões (KNIME, 2017).

A ferramenta integra vários componentes para Aprendizagem de Máquina e Mineração de Dados por meio de um conceito modular de *pipeline* de dados. A interface gráfica do usuário permite a montagem rápida e fácil de nós (*nodes*) para o pré-processamento de dados (ETL: *Extract, Transform and Load* - Extração, Transformação e Carregamento), para modelagem, análise e visualização de dados (Russell & Cohn, 2012).

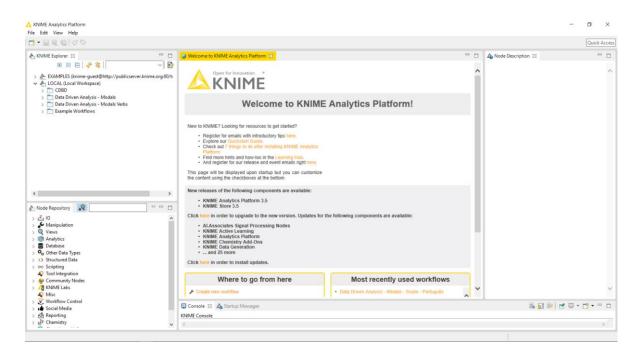


Figura 7: Tela inicial do KNIME

Neste trabalho, foi utilizado o KNIME na versão 3.4.0 e licenciada sob a Licença Pública Geral (GNU) – Versão 3 com todos as extensões então disponíveis.

A escolha do KNIME se deu, entre outras razões, pelo conhecimento prévio do autor acerca de sua utilização quando realizou atividades da Disciplina de Recuperação da Informação na *Web* e em Redes Sociais e endossado pela boa posição da ferramenta como líder de mercado conforme informações divulgadas pela consultora Gartner⁶.

O Quadrante Mágico da Gartner coloca a ferramenta KNIME em posição de destaque. Neste quadro são colocadas as empresas, tecnologicamente, mais avançadas. São aquelas que ditam as regras dentro do seu segmento por ter uma melhor visão de mercado e capacidade de levar adiante as suas promessas.

⁶ A Gartner Group é uma empresa de consultoria criada por Gideon Gartner em 1979. O seu trabalho é criar conhecimento por meio de pesquisas sobre tecnologias, execução de programas, consultoria, eventos e levantamento de soluções para que os seus clientes tomem decisões mais assertivas todos os dias. Esses clientes se dividem em empresas e executivos individuais, chegando a um total de 10 mil, espalhados em todo o globo.

O KNIME foi apontado em 2017 como uma das cinco plataformas líderes para de Ciência de Dados e Aprendizado de Máquina e, em 2018, despontou como líder absoluto, tanto na habilidade para executar o que promete, quanto na abrangência de visão de recursos requisitados pelo mercado.



Figura 8: Quadrante Mágico Gartner 2017 – Ciência de Dados (Gartner Group, 2018)



Figura 9: Quadrante Mágico Gartner 2018 – Ciência de Dados (Gartner Group, 2018)

4 O FLUXO DE DADOS DO KNIME

Este capítulo é dedicado à descrição do procedimento completo em alto nível para desenvolvimento do fluxo de dados na ferramenta KNIME.

O procedimento foi testado completamente e cada um de seus passos será descrito detalhadamente. Assim, a execução das etapas descritas poderá ser de grande valia para obtenção de sucesso em uma nova extração de outras fontes da *Web*.

Todo o trabalho foi baseado no ciclo de desenvolvimento de um projeto de Mineração de Dados conforme diagrama abaixo cuja proposta original é composta por seis fases básicas:

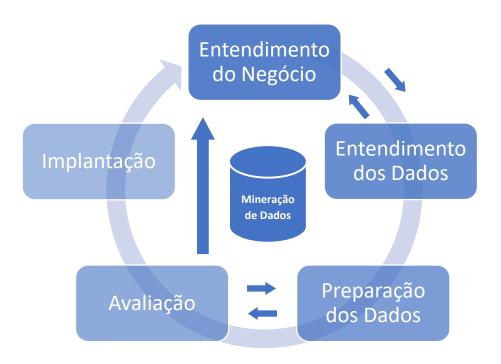


Figura 10: Ciclo de Projeto de Mineração de Dados (Barbieri, 2011)

O trabalho de desenvolvimento do fluxo foi composto por uma série de passos, citados e descritos a seguir:

- Planejamento
- Definição do método de extração
- Instalação e configuração da ferramenta KNIME

- Criação e configuração do fluxo de dados
- Execução do fluxo e armazenamento dos dados
- Validação dos dados extraídos

4.1 Passo 1: Planejamento

A demanda inicial foi extrair as páginas de instruções aos autores que desejassem submeter artigos de periódicos nas plataformas SciELO - Scientific Electronic Library e Oxford University Press.

Portanto, o primeiro passo foi entender como e onde se localizam tais instruções e o caminho de navegação até elas. O diagrama a seguir demonstra como isso se deu:

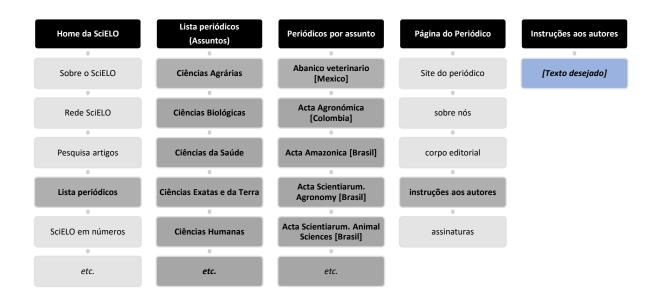


Figura 11: Caminho de navegação SciELO

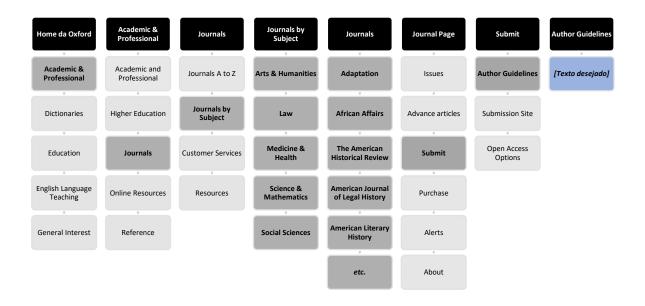


Figura 12: Caminho de navegação Oxford

4.2 Passo 2: Definição do método de extração

De acordo com (Kosala & Blockeel, 2000), Mineração Web pode ser dividida em três subáreas: Mineração de Estrutura na Web (Web Structure Mining), Mineração de Uso na Web (Web Usage Mining) e Mineração de Conteúdo na Web (Web Content Mining), como observado na figura baixo:

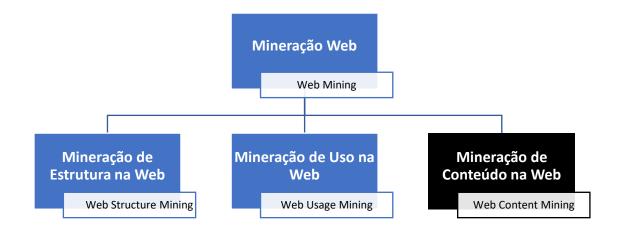


Figura 13: Mineração Web (Kosala & Blockeel, 2000)

A Mineração de Estrutura na *Web* é a linha de pesquisa inspirada no estudo das Redes Sociais e de análise de citações e está interessada na estrutura dos *hiperlinks* dentro da *Web*. Já a Mineração de Uso na *Web* se concentra em técnicas que podem prever o comportamento do usuário enquanto o usuário interage com a *Web* (Kosala & Blockeel, 2000).

Apesar da aplicação também das técnicas das duas linhas de mineração anteriormente citadas, o trabalho se concentrou na Mineração de Conteúdo na *Web* já que a busca foi realizada com o objetivo de extrair o texto das páginas (conteúdo da *Web*). Ou seja, textos no formato com pouca ou sem estrutura: HTML. A técnica de Mineração de Conteúdo na *Web* procura descobrir informações úteis de conteúdo, dados e documentos ali, por meio de busca programática.

4.3 Passo 3: Instalação e configuração da ferramenta KNIME

Após realizado o *download* do Instalador do KNIME Analytics Platform versão 3.5.2 para Windows 64 Bits a partir do *site* oficial da aplicação (KNIME, 2017), foi realizada a instalação padrão incluindo todas as extensões. Não foi necessária nenhuma configuração extra ou programação adicional.

4.4 Passo 4: Criação e configuração do fluxo de dados

A coleta dos dados exigiu a divisão do trabalho em três fluxos de trabalho:

- Site da SciELO Versão em Português
- Site da SciELO Versão em Inglês
- Site da Oxford University Versão Única em Inglês

Independentemente do *site* raspado, a construção do fluxo seguiu um modelo único onde iniciava-se pela página inicial e seguiu com uma navegação pelos menus e submenus até atingir a página de instruções aos autores. Cada página visitada fornecia o próximo passo da busca e, por fim, a extração em si. Nas próximas seções, serão detalhados os fluxos de trabalhos criados.

4.4.1 Scraping no Site da SciELO

A raspagem se inicia a partir da definição do *site* (*Node* 1 – *Table Creator*) inserindo o URL⁷ do *site* escolhido:

- Português: http://www.scielo.org/php/index.php?lang=pt.
- Inglês: http://www.scielo.org/php/index.php?lang=en

Como o *site* da SciELO permite a navegação em Português e em Inglês, a raspagem foi realizada em dois fluxos independentes e respectivos ao idioma. A definição do idioma é realizada por meio de *cookie*⁸ e essa foi a diferença básica entre os fluxos para o SciELO.

A utilização do *cookie* se fez necessária para que todo o fluxo se dê no respetivo idioma.

Em seguida, foram se incluindo, sequencialmente, *nodes* que liam a página inicial, mapeavam, elencavam e armazenavam os *links* para as páginas subsequentes, até a página final de interesse a ser coletada: A página de instrução aos autores.

O processo se encerra com a geração dos arquivos de texto em um diretório do computador (*Node* 40 – *StringCell to File*).

4.4.2 Scraping no Site da Oxford University

A raspagem se inicia a partir da definição do *site* (*Node* 1 – *Table Creator*) inserindo o URL do *site* escolhido: https://academic.oup.com/journals/.

Como também descrito na seção anterior para o *site* da SciELO, para o da Oxford, foram se incluindo, sequencialmente, *nodes* que liam a página inicial, mapeavam, elencavam e armazenavam os *links* para as páginas subsequentes, até a página final de interesse a ser coletada: A página de instrução aos autores.

A diferença básica foi a não preocupação com idioma – aqui, a versão única foi a em inglês.

⁸ Cookie é um pedaço de texto que um servidor *Web* pode armazenar no disco rígido do usuário. São utilizados pelos *sites*, principalmente, para identificar e armazenar informações sobre os visitantes (Martinez, 2018).

⁷ URL (*Uniform Resource Locator* - Localizador Padrão de Recursos) é o formato de atribuição universal para designar um recurso na Internet (CCM Benchmark Group, 2018).

O processo se encerra com a geração dos arquivos de texto em um diretório do computador (*Node* 43 – *StringCell to File*).

4.5 Passo 5: Execução do fluxo e armazenamento dos dados

Após a configuração dos fluxos, a rotina de raspagem foi iniciada lendo, portanto, todas as páginas listas com respostas breves e sem erros em tempo de execução.

Os dados foram armazenados nos fluxos de trabalho do KNIME em formato de documentos conforme imagens abaixo:

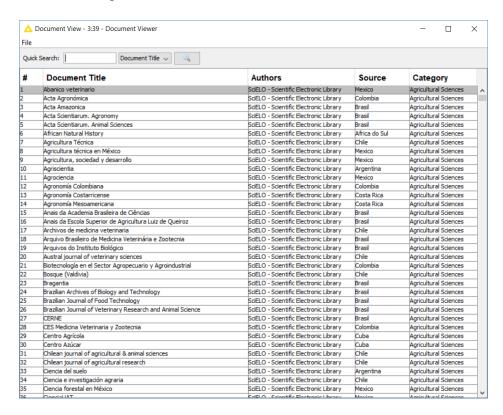


Figura 14: KNIME - Document View - SciELO

Os textos exibidos na tabela acima que figuram outros idiomas como, por exemplo, "Agricultura, sociedad y desarrollo" se referem, entre outros motivos, a apenas o nome do Periódico em si que, no caso, tem origem Mexicana, e não tem vínculo com o idioma do texto coletado. O idioma dos textos coletados tem relação, unicamente, à versão de idioma do *site*.

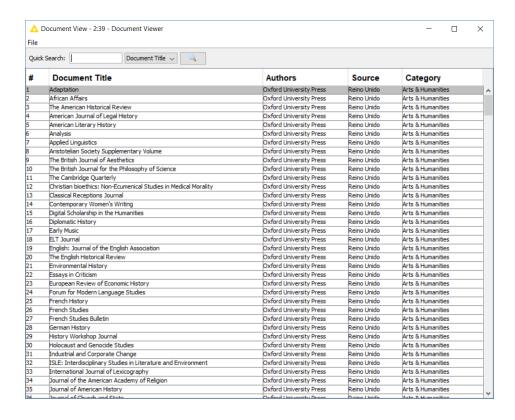


Figura 15: KNIME – Document View – Oxford University Press

Os documentos foram exportados em arquivo texto para disponibilização aos interessados:

\03 Saída - SciELO - Português

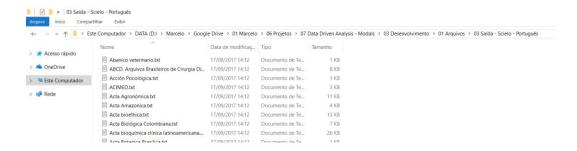


Figura 16: Saída Arquivos de Texto - SciELO - Português

\02 Saída - SciELO - Inglês



Figura 17: Saída Arquivos de Texto – SciELO – Inglês

\01 Saída - Oxford - Inglês



Figura 18: Saída Arquivos de Texto - Oxford - Inglês

4.6 Passo 6: Validação dos dados extraídos

Para verificação do conteúdo extraído, foi gerada uma planilha eletrônica listando todos as 1.317 páginas de periódicos raspadas organizadas conforme tabelas abaixo:

Idioma	Português 🔻	
País Site Assunto Periódico	∡ Quantidade	Percentual
⊟ Brasil	407	100,00%
SciELO - Scientific Electronic Library	407	100,00%
⊞ Ciências Agrárias	47	11,55%
⊞Ciências Biológicas	42	10,32%
⊞ Ciências da Saúde	115	28,26%
⊞ Ciências Exatas e da Terra	21	5,16%
⊞ Ciências Humanas	96	23,59%
⊞ Ciências Sociais Aplicadas	44	10,81%
⊞ Engenharias	26	6,39%
⊞Lingüística, Letras e Artes	16	3,93%
Total Geral	407	100,00%

Tabela 1: Páginas raspadas – Português

Idioma	Inglês 🛒	
País Site Assunto Periódico	Quantidade	Percentual
⊟ Brasil	408	44,84%
■ SciELO - Scientific Electronic Library	408	100,00%
⊞ Agricultural Sciences	47	11,52%
⊕ Applied Social Sciences	44	10,78%
⊞ Biological Sciences	42	10,29%
⊞ Engineering	26	6,37%
⊞ Exact and Earth Sciences	21	5,15%
⊞ Health Sciences	115	28,19%
⊞ Human Sciences	97	23,77%
⊞ Literature and Arts	16	3,92%
⊟Reino Unido	502	55,16%
Oxford University Press	502	100,00%
⊞ Arts & Humanities	84	16,73%
⊞Law	56	11,16%
⊞ Medicine & Health	118	23,51%
⊞Science & Mathematics	147	29,28%
⊞Social Sciences	97	19,32%
Total Geral	910	100,00%

Tabela 2: Páginas raspadas – Inglês

5 APLICAÇÃO PRÁTICA NA ANÁLISE LINGUÍSTICA

Os *corpora* produzidos podem ser utilizados para diversos fins. O objetivo principal do trabalho foi disponibilizar os meios para que linguistas possam coletar e estruturar dados de grande valia para análises textuais, principalmente investigar o uso de verbos modais do inglês (*will, should, would, may, might, must*) nas normas de submissão de artigos de periódicos disponíveis na *Web*.

Uma vez que este trabalho mostra como produzir *corpora* em larga escala, os dados estruturados podem também ser utilizados por cientistas de dados no treinamento de modelos de classificação textual, Processamento de Linguagem Natural (NLP), mineração automática de padrões, entre outras diversas análises.

Uma ferramenta já disponível no mercado que faz um trabalho similar é o COCA (*Corpus of Contemporay American English*) – um corpus do inglês americano de uso gratuito que possui um módulo que permite analisar um termo específico em diversos contextos (Davies, 2017). Essa ferramenta utiliza um *corpus* próprio. A imagem abaixo mostra como o COCA possibilita a verificação dos termos que aprecem antes e depois de uma palavra escolhida. Por exemplo, o verbo *can*:

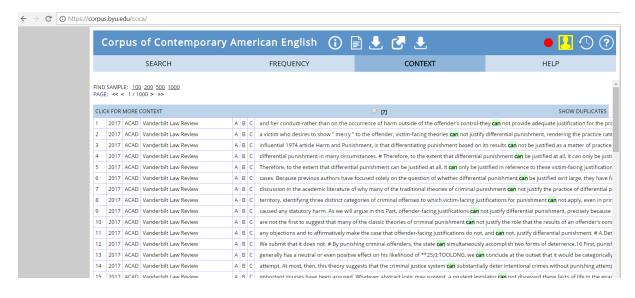


Figura 19: COCA – Corpus of Contemporay American English (Davies, 2017)

Com o *corpus* aqui produzido ou realizando a extração de outros *corpora*, o linguista poderá buscar padrões de uso dos diversos vocábulos e expressões ali presentes e, até mesmo, a não ocorrência de termos em contexto pré-definidos.

O Fluxo de Trabalho do KNIME e demais artefatos gerados estão disponíveis para *download* no endereço abaixo:

https://github.com/marcelohonoliveira/Ciencia-de-Dados-e-Big-Data/tree/master/TCC



Figura 20: Repositório GitHub - marcelohonoliveira - TCC

6 CONCLUSÕES

O desenvolvimento do presente trabalho possibilitou a prática de técnicas de *Web Scraping* envolvendo os assuntos relativos à mineração de texto da *Web* para extração, organização e disponibilização de conteúdo antes disponíveis apenas nos *sites* de origem.

Os objetivos foram alcançados com êxito confirmando a aderência da ferramenta escolhida para extração com as necessidades da mineração realizada. A ferramenta de construção do *corpus* está disponível a quem interessar em especial linguistas que desejam analisar expressões idiomáticas do inglês e respectivas tradução para o português brasileiro.

Por fim, o trabalho permitiu ao acadêmico experimentar umas das atividades inerentes à Mineração de Dados no que toca os processos de extração, transformação, carga e organização de dados, atividades essas de extrema importância para aqueles se expõem aos desafios da Ciência de Dados.

7 TRABALHOS FUTUROS

A utilização dos *corpora* pode ser feita diretamente pelo interessado, especialmente linguistas, numa análise humana sem a utilização de ferramentas específicas. Contudo, isso é viável quando o *corpus* é pequeno e a análise é mais qualitativa do que quantitativa.

Devido à dificuldade em examinar, manualmente, dados massivos, como trabalhos futuros, pretende-se desenvolver ferramentas que ajudem a minerar padrões nos dados coletados e estruturados para a análise linguística textual. Um exemplo seria minerar sequências probabilísticas de termos onde os verbos modais foram usados nesses textos.

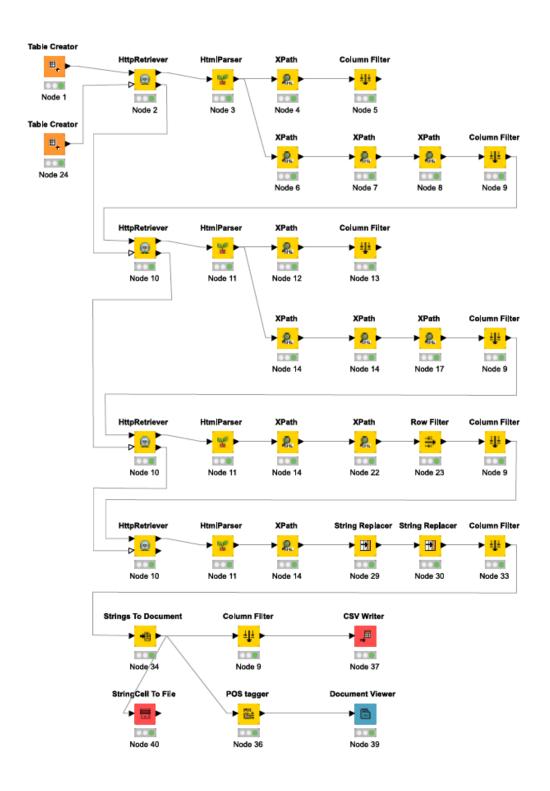
8 REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS

- Alphabet Inc. (1 de Janeiro de 2018). *Chrome Navegador*. (Google LLC) Acesso em 15 de Fevereiro de 2018, disponível em Use um navegador da Web gratuito e mais rápido: https://www.google.com.br/chrome/
- Andriolo, E. (9 de Abril de 2012). *Desvendando 'Data Scraping': Entenda como raspar dados pode facilitar o trabalho jornalístico*. (Texas University) Acesso em 17 de Fevereiro de 2018, disponível em Knight Center for Journalism in the Americas: https://knightcenter.utexas.edu/pt-br/blog/00-9586-desvendando-o-data-scraping-entenda-como-raspar-dados-pode-facilitar-o-trabalho-jornali
- Barbieri, C. (2011). BI2 Business Intelligence: Modelagem & Qualidade. Rio de Janeiro: Elsevier.
- BotReports. (22 de Fevereiro de 2014). *BotReports Updates on the latest spiders, crawlers, scrapers*. (BotReports) Acesso em 8 de Abril de 2018, disponível em http://www.botreports.com/user-agent/008.shtml
- CCM Benchmark Group. (8 de Abril de 2018). *O que é um URL*. Fonte: CCM Brasil: https://br.ccm.net/contents/288-o-que-e-um-url
- Datafiniti, LLC. (1 de Janeiro de 2018). 80legs Easy Web Scraping Tools and Cloud-Based Web Crawling. (Datafiniti, LLC) Acesso em 8 de Abril de 2018, disponível em http://80legs.com/
- Davies, M. (1 de Dezembro de 2017). *COCA*. (M. Davies, Produtor, & Brigham Young University) Acesso em 22 de Abril de 2018, disponível em Corpus of Contemporay American English: https://corpus.byu.edu/coca/
- Gartner Group. (1 de Janeiro de 2018). *Magic Quadrant Data Science*. Fonte: Gartner: https://www.gartner.com
- Gazola, A. (19 de Janeiro de 2016). *Utilizando meta tags*. (Mozilla) Acesso em 28 de Fevereiro de 2018, disponível em https://developer.mozilla.org/pt-PT/docs/Utilizando_meta_tags
- Google. (20 de Abril de 2015). *Scraper*. (Google) Acesso em 25 de Fevereiro de 2018, disponível

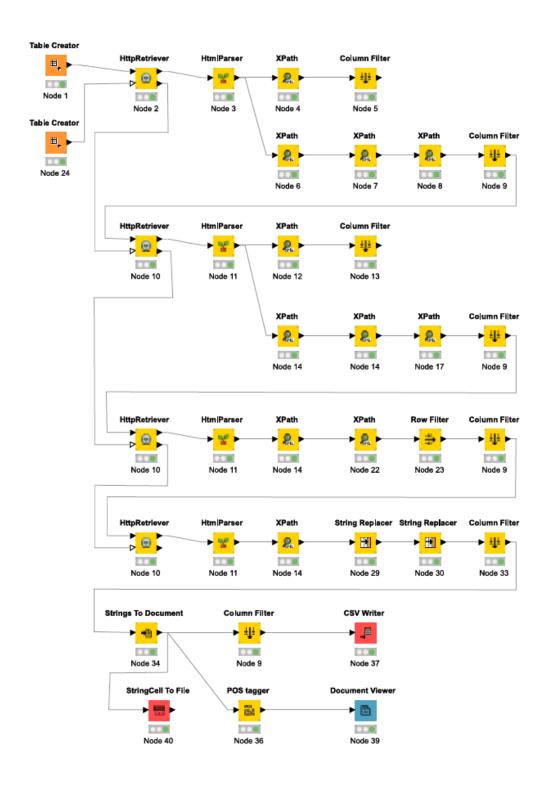
- https://chrome.google.com/webstore/detail/scraper/mbigbapnjcgaffohmbkdlecaccepng jd
- Google Inc. (8 de Abril de 2018). *Especificações para metatags robots e cabeçalhos HTTP X-Robots-Tag*. Fonte: Google Developers: https://developers.google.com/search/reference/robots_meta_tag?hl=pt-br
- KNIME. (1 de Janeiro de 2017). *About KNIME*. (KNIME Open for Innovation) Acesso em 2 de Março de 2018, disponível em https://www.knime.com/about
- Kosala, R., & Blockeel, H. (Julho de 2000). Web Mining Research: A Survey. *ACM SigKDD Exploration*, *II*(1), 1-15. doi:10.1145/360402.360406
- Martinez, M. (5 de Abril de 2018). *Cookies*. Fonte: InfoEscola: https://www.infoescola.com/informatica/cookies/
- Microsoft Corporation. (14 de Março de 2017). *Conceitos de Mineração de Dados*. Acesso em 2018 de Abril de 2018, disponível em Microsoft Docs: https://docs.microsoft.com/pt-br/sql/analysis-services/data-mining/data-mining-concepts
- Oxford University. (1 de Fevereiro de 2018). *Oxford University Press Journals*. (Oxford University Press) Acesso em 1 de Fevereiro de 2018, disponível em Oxford University Press: https://academic.oup.com
- Ray, S. (22 de Outubro de 2015). *Beginner's guide to Web Scraping in Python (using BeautifulSoup*). (Analytics Vidhya) Acesso em 19 de Fevereiro de 2018, disponível em https://www.analyticsvidhya.com/blog/2015/10/beginner-guide-web-scraping-beautiful-soup-python/
- Russell, J., & Cohn, R. (2012). KNIME. Em *KNIME* (p. 128). Stoughton: Book on Demand Ltd.
- Sardinha, T. B. (1999). Usando WordSmith Tools na investigação da linguagem. 20. (P. d.-G. Linguagem, Ed.) São Paulo, SP, Brasil: Pontifícia Universidade Católica de São Paulo.
 Acesso em 31 de Março de 2018, disponível em http://www2.lael.pucsp.br/direct/DirectPapers40.pdf

- SciELO. (1 de Fevereiro de 2018). SciELO Scientific Electronic Library. Acesso em 1 de Fevereiro de 2018, disponível em SciELO Scientific Electronic Library: http://www.scielo.org
- W3C. (18 de Abril de 2018). W3C Standards. Fonte: W3C: https://www.w3.org/TR/xpath/
- Wikipédia. (5 de Agosto de 2017). *Protocolo de Exclusão de Robôs*. (Wikepédia) Acesso em 1 de Março de 2018, disponível em Wikipédia A enciclopédia livre: https://pt.wikipedia.org/wiki/Protocolo_de_Exclus%C3%A3o_de_Rob%C3%B4s
- Wynne, M. (2005). *Developing linguistic corpora: A guide to good practice*. Oxford: AHDS literature, languages and linguistics.

ANEXO I – Data Driven Analysis – Modals – SciELO – Português



ANEXO II - Data Driven Analysis - Modals - SciELO - Inglês



ANEXO III – Data Driven Analysis – Modals – Oxford – Inglês

