Atividade 05 - Resultados Finais

Equipe

Nome: Detetives Virtuais

Repositório GitLab da equipe: https://gitlab.com/jr waine/csb-51

Membros:

Waine Barbosa de Oliveira Junior, 1905120,
jr_waine, <u>waine@alunos.utfpr.edu.br</u>, Eng. Comp, UTFPR

 Thiago Schinda Bubniak, 1540778, thiagobubniak, thiagobubniak@alunos.utfpr.edu.br, Eng. Comp, UTFPR

Tema

Compreender quais os temas de fake news e notícias verdadeiras mais relevantes em determinado período e comparar com eventos relacionados no período.

Perguntas de pesquisa

- Quais foram os tópicos mais comentados nas notícias?
- Como esses tópicos evoluíram com o passar do tempo?
- Qual a relação desses tópicos com eventos políticos?

Hipóteses

- Os tópicos das notícias evoluíram conforme eventos políticos (e.g. perto do julgamento do ex-presidente, as notícias falsas sobre eles aumentaram)
- Os tópicos das notícias falsas e verdadeiras, num mesmo intervalo de tempo, tendem a ser os mesmos

Dados

Com relação aos dados, utilizamos o <u>corpus Fake.br</u> como base. O corpus possui 7200 notícias retiradas de sites, sendo 50% delas verdadeiras e 50% falsas. As categorias das notícias são apresentadas a seguir.

politica	4180
tv_celebridades	1544
sociedade_cotidiano	1276
ciencia_tecnologia	112
economia	44
religiao	44

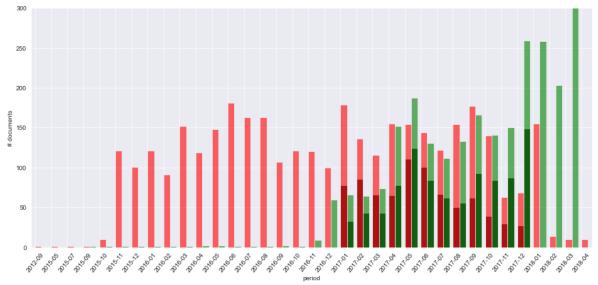
É possível perceber uma concentração em notícias sobre política, com essas sendo mais de 50% do corpus.

Com relação aos sites fontes das notícias do corpus, nenhum site teve disseminação de ambas as notícias (verdadeiras e falsas), ou um, ou outro. É possível perceber que há uma concentração de sites de teor político, o que, tendo em vista o proposto, faz com que haja uma boa base de dados para análise.

link	label	
diariodobrasil.org	fake	3337
g1.globo.com	true	2300
politica.estadao.com.br	true	753
afolhabrasil.com.br	fake	174
internacional.estadao.com.br	true	114
cultura.estadao.com.br	true	95
www1.folha.uol.com.br	true	91
thejornalbrasil.com.br	fake	66
economia.estadao.com.br	true	51
brasil.estadao.com.br	true	46
esportes.estadao.com.br	true	30
alias.estadao.com.br	true	29
ceticismopolitico.com	fake	16
sao-paulo.estadao.com.br	true	16
saude.estadao.com.br	true	15
sustentabilidade.estadao.com.br	true	13
opiniao.estadao.com.br	true	11
topfivetv.com	fake	7
estadao.com.br	true	7
educacao.estadao.com.br	true	7
ciencia.estadao.com.br	true	5
viagem.estadao.com.br	true	5
emais.estadao.com.br	true	3
link.estadao.com.br	true	2
f5.folha.uol.com.br	true	2
territorioeldorado.limao.com.br	true	2
datafolha.folha.uol.com.br	true	1
blogdofred.blogfolha.uol.com.br	true	1
acervo.estadao.com.br	true	1
dtype: int64		

Sites fontes das notícias do corpus

Também foi feita uma análise temporal das notícias no corpus. Nota-se que as notícias falsas são distribuídas de maneira quase uniforme pelo período do final de 2015 até o início de 2018. Enquanto isso, as notícias verdadeiras se concentram do início de 2017 até o início de 2018. Para limitar o escopo dos tópicos das notícias, ao mesmo tempo mantendo uma grande quantidade de dados, restringimos nossa análise ao ano de 2017.

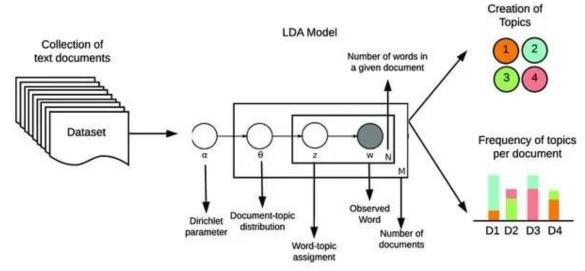


Além dessa restrição temporal, também limitamos a categoria das notícias utilizadas para aquelas de política. Sendo assim, foram utilizados um total de 1718 notícias (~24% do corpus original) nas nossas análises, sendo 936 verdadeiras e 782 falsas.

Modelos

Para a detecção de tópicos, utilizamos o <u>LDA (latent Dirichlet allocation) (Blei et. al)</u>. O modelo considera como entrada uma série de documentos e, a partir disso, gera tópicos a

partir de tais documentos (quantidade é definida previamente), com cada documento tendo uma certa frequência de cada tópico, sendo cada um representado por um conjunto de palavras.



Representação do LDA (Latent Dirichlet Allocation)

O modelo não considera a dimensão temporal dos documentos, é importante manter isso em mente para a análise dos tópicos ao longo do tempo. Tendo em vista que os documentos (notícias, no nosso caso) foram limitados ao ano de 2017, julgamos que os tópicos presentes ocorreram durante o ano todo.

Para a preparação dos dados, foram utilizados diversos métodos de tratamento de texto a fim de facilitar e melhorar o desempenho das análises e da aplicação de modelos como o LDA. Em resumo, os pré processamento aplicados foram: Remoção de acentos e pontuação; Remoção de stopwords; Normalização de texto usando NFKD; Tokenização e lematização; Criação de matriz termo-documento.

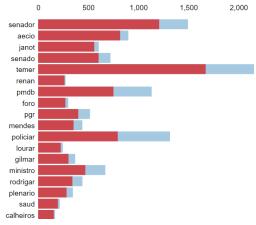
É importante ressaltar também que, no caso da lematização, apesar de bastante útil para reduzir variações de uma mesma palavra em uma única palavra comum, pôde-se perceber a redução errada em alguns casos, tal como "Moro", sobrenome do Juiz Sérgio Moro, sendo reduzido para "morar".

Resultados

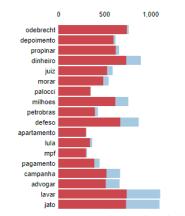
A utilização do método LDA para a descoberta de tópicos foi realizada com a ajuda do GridSearch, ferramenta usada para ajudar a definir a melhor quantidade de tópicos e parâmetros para o LDA, que, juntamente com a técnica de SVD (*Singular Value Decomposition*) a qual fornece uma avaliação visual da distribuição dos documentos pelos grupos. Tendo em vista o resultado numérico e também o qualitativo, decidimos manter 3 tópicos apenas. Abaixo são apresentadas as características gerais dos tópicos.

	Word 0	Word 1	Word 2	Word 3	Word 4	Word 5	Word 6	Word 7	Word 8	Word 9	Word 10
Topic 0	temer	senador	presidente	ministrar	aecio	federal	policiar	deputar	pmdb	denunciar	pedir
Topic 1	presidente	federal	pedir	afirmar	odebrecht	lavar	dinheiro	jato	defeso	empresar	propinar
Topic 2	presidente	governar	pai	temer	politicar	deputar	pessoa	afirmar	publicar	brasileiro	passar

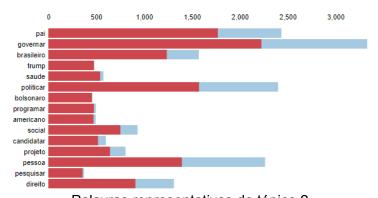
Palavras mais comuns por tópico



Palavras representativas do tópico 0



Palavras representativas do tópico 1



Palavras representativas do tópico 2

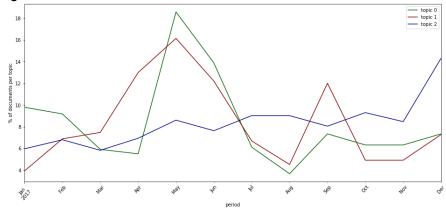
dominant_topic	label	
0	fake	252
	true	238
1	fake	193
	true	315
2	fake	337
	true	383

Número de notícias por tópico (considerando tópico dominante)

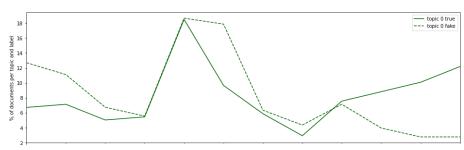
Levando em conta as palavras mais representativas e também o intervalo de tempos, definimos em um âmbito maior os tópicos como:

- Tópico 0: Notícias relacionadas ao presidente Temer e a deputados e senadores
- Tópico 1: Notícias sobre a investigação Lava-Jato
- Tópico 2: Notícias sobre os EUA e pré-candidatura de Bolsonaro (discurso parecido com o de Trump)

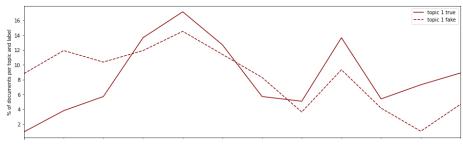
Outro aspecto importante dos tópicos é sua frequência ao longo do ano de 2017. As imagens a seguir mostram essa análise.



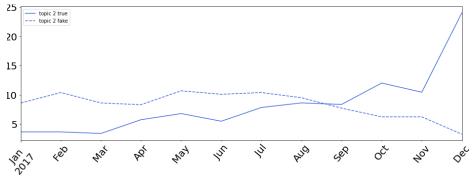
Frequência normalizada ao longo de 2017 dos tópicos



Frequência normalizada do tópico 0



Frequência normalizada do tópico 1



Frequência normalizada do tópico 2

No tópico 0, que consiste em notícias sobre a presidência e Câmara/Senado, os picos e os eventos encontrados foram:

- Janeiro: Morte de Teori Zavaski
- Maio: divulgação do áudio de Joesley Batista com Michel Temer
- Setembro: Afastamento de Aecio Neves

No tópico 1, com notícias sobre a Lava-Jato, os picos e os eventos encontrados foram:

- Abril: Projeto de abuso de autoridade é aprovado
- Julho: <u>Lula condenado a 9 anos por Moro</u>
- Setembro: 51 milhões de Geddel

No tópico 2, com notícias sobre Trump e Bolsonaro, os picos e os eventos encontrados foram:

- Janeiro: <u>Trump assume a presidência dos EUA</u>
- Dezembro: <u>Trump reconhece Jerusalém como capital de Israel</u>
- Ao longo do ano: Trump e Bolsonaro quebrando protocolos, comparações entre os dois.

Apesar das relações apresentadas entre tópicos e fatos, há vários fatos que ocorreram no período e não causaram mudanças significativas nos tópicos. As várias reformas feitas em 2017 (trabalhista, previdência, política) são exemplos.

Na análise foi feito o caminho reverso de, a partir da mudança da frequência de tópicos, encontrar uma justificativa para tal. Acreditamos que encontrar a tendência de tópicos a partir de eventos políticos seja tão ou mais frutífero que o processo que foi feito.

Com relação às tendências de notícias verdadeiras e falsas, em alguns casos são semelhantes, já em outros não. Não é possível fazer uma conclusão forte sobre a relação entre notícias verdadeiras/falsas e os tópicos, pois isso pode ser uma coincidência das notícias obtidas pelo corpus. Para uma análise mais detalhada, seria necessário a definição de uma metodologia com relação à obtenção de notícias e seus tópicos.

Limitações

A análise a partir do LDA não engloba o escopo temporal. Um modelo como <u>Topics Over</u> <u>Time (Wang. McCallum)</u> para a evolução de tópicos no tempo deve permitir uma melhor análise para intervalos de tempos maiores.

Também, tendo em vista o interesse em tópicos e tendências, utilizar como fonte tweets ou outras fontes mais "instantâneas" deve refletir melhor a volatilidade dos tópicos com o passar do tempo.

Com relação ao corpus utilizado, não é apresentada uma metodologia para obtenção dos dados, o que pode fazer com que os resultados obtidos sejam incidentais.

Por fim, a relação entre tópicos e eventos foi feita na mão, tendo em vista o pequeno número de tópicos e também o intervalo relativamente curto. Porém um modelo para relacionar tópicos e eventos políticos seria uma grande contribuição para análises nesse sentido, permitindo assim analisar um maior número de tópicos, assim como um maior intervalo de tempo.