

IEC - Instituto de Educação Continuada Pós-Graduação em Ciência dos Dados e Big Data

### Recuperação da Informação na Web e em Redes Sociais

## Análise de interação com a Band envolvendo a Formula 1 no Twitter

Aluno: Clinton Julio Novais Amaral Aluno: Pedro Henrique de Souza Martins

**Professor:** Zilton Cordeiro Jr.



IEC - Instituto de Educação Continuada Pós-Graduação em Ciência dos Dados e Big Data

# Projeto Final

# Análise de interação com a Band envolvendo a Formula 1 no Twitter

Trabalho apresentado ao Instituto de Educação Continuada (IEC) da pós-graduação em Ciência dos Dados e Big Data da PUC Minas, como requisito parcial para a obtenção de créditos na disciplina de Recuperação da Informação na Web e em Redes Sociais.

Aluno: Clinton Julio Novais Amaral

Aluno: Pedro Henrique de Souza Martins

Professor: Zilton Cordeiro Jr.

julho

# Conteúdo

1	Res	umo	1	
2	Intr	rodução	2	
3	Descrição das Atividades			
	3.1	Processo de Coleta	3	
	3.2	Análise de Sentimentos	4	
		3.2.1 Enriquecimento	4	
		3.2.2 Preprocessamento	5	
		3.2.3 Visualização dos dados	6	
	3.3	Rede de Influência	6	
	3.4	Análise de Similaridade Textual	7	
		3.4.1 Preprocessamento	8	
4	Aná	álise dos Resultados	9	
	4.1	Processo de Coleta	9	
	4.2	Análise de Sentimentos	10	
	4.3	Rede de Influência	12	
	4.4	Análise de Similaridade Textual	16	
5	Tra	balhos Futuros	17	
Bibliografia		18		

### 1 Resumo

Este trabalho tem como objetivo aplicar todas as técnicas de recuperação, análise de dados não estruturados, mineração de texto e visualização de dados aprendidas no curso de Recuperação de informações na Web e Redes Sociais.

Para o desenvolvimento deste trabalho foi realizada a coleta no Twitter no dia 14 de julho de 2021 para todos os tweets que continham as hashtags 'F1NoBandSports' ou 'F1NaBand'.

A partir dos tweets coletados foi feita a análise de sentimentos, fazendo o enriquecimento dos dados, classificando os verbos, adjetivos e substantivos e identificação de entidades. Com a base de dados também foi modelada uma rede que apresenta a influência dos usuários que fizeram um tweet contendo os termos buscados. Além do mais a partir da coleta foi desenvolvido um fluxo de similaridade para que através de uma consulta fossem retornados os tweets com mais similaridade.

### 2 Introdução

Com a utilização da rede social por grande parte da população, elas têm se tornado grandes fontes de informações, uma vez que, nessas plataformas os usuários compartilham suas experiências, opiniões e sentimentos sobre assuntos diversos, como produtos, serviços, personalidades públicas e grandes eventos. Com isso a extração e análise desses dados possuem grande importância para anunciantes, governos, fabricantes, etc.

Essas plataformas possuem grandes números de usuários que geram um enorme volume de dados diariamente, entre os sites de redes sociais, uma das plataformas mais populares é o Twitter que possui por volta de 186 milhões de usuários. O Twitter fornece uma experiência simplificada para a criação de postagens na web, em que cada tweet possui no máximo 140 caracteres, o que o torna fácil para a produção e consumo de conteúdo. Portanto essa rede social permite com que grandes empresas e pesquisadores consigam coletar os dados e realizar análises em cima desse conteúdo em uma escala muito grande.

Levando em consideração o grande volume de dados e a necessidade das empresas de acompanharem como suas campanhas e marcas estão sendo recebidas pelos usuários, se tornou impraticável que um analista de rede social consiga inspecionar todos este conteúdo gerado por cada usuário.

Essas plataformas possuem grandes números de usuários que geram um enorme volume de dados diariamente, entre os sites de redes sociais, uma das plataformas mais populares é o Twitter que possui por volta de 186 milhões de usuários. O Twitter fornece uma experiência simplificada para a criação de postagens na web, em que cada tweet possui no máximo 140 caracteres, o que o torna fácil para a produção e consumo de conteúdo. Portanto essa rede social permite com que grandes empresas e pesquisadores consigam coletar os dados e realizar análises em cima desse conteúdo em uma escala muito grande.

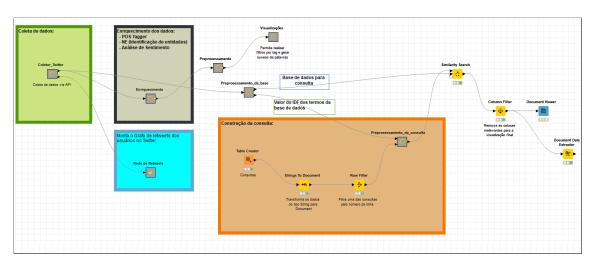
O presente artigo tem como objetivo recuperar os dados gerados pelos usuários do Twitter e identificar as suas reações durante a transmissão brasileira do campeonato mundial de Fórmula 1, descobrindo também os usuários que possuem uma maior influência dentro dos usuários que estão interagindo.

Para realizar essa atividade de análise foi utilizado o Knime [?] que é um software de código aberto fornecendo ferramentas para o desenvolvimento de técnicas de ciência de dados baseados em programação visual o que torna a compreensão mais facilitada dos dados e o fluxo do trabalho de coleta de dados.

### 3 Descrição das Atividades

Para o desenvolvimento do trabalho foi utilizado o Knime, um software gratuito e de código aberto que permite a integração, coleta e análise de dados, juntamente com os recursos providos por ele.

A imagem a seguir mostra uma visão geral do fluxo construído no Knime:



Para cada núcleo de entrega foi criado um metanodo, sub-fluxos de trabalho, e o desenvolvimento de cada um será contextualizado nos subtópicos a seguir:

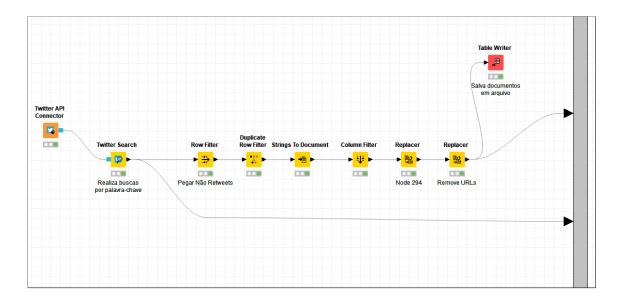
#### 3.1 Processo de Coleta

Para o processo de coleta foi utilizado um nodo do Knime chamado Twitter API Connector que recebe as credencias do Twitter, as credenciais utilizadas foram concedidas pelo professor. Após a conexão com o Twitter foi utilizado o nodo Twitter Search para enviar a API a consulta que gostaríamos de fazer.

O valor colocado no campo query do nodo foi: '(#F1NoBandSports) OR (#F1NaBand) lang:pt', a pesquisa foi feita por registros mistos, tanto recentes quanto populares, o retorno esperado de registros era de 2000 registros, o número de tentativas foi 0 e todos os campos possíveis foram retornados.

Como utilizaríamos o resultado obtido de maneiras diferentes durante o trabalho, o metanodo de coleta tem duas saídas, a superior com um filtro de tweets não retweetados, para não haver duplicidade de informações, e uma saída inferior com os dados sem nenhuma filtragem para serem utilizados posteriormente na parte de criação de redes.

A imagem a seguir mostra o fluxo do metanodo de coleta de dados.



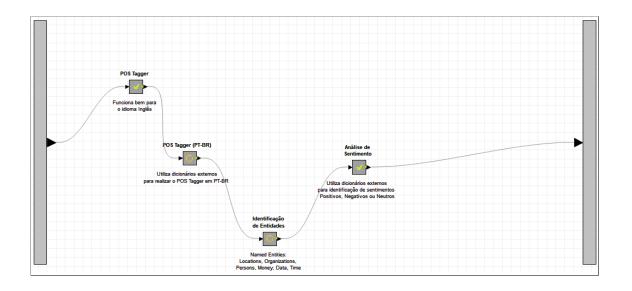
#### 3.2 Análise de Sentimentos

Para ser feita a análise de sentimentos, foram criados alguns metanodos para modularizar os tratamentos dos dados. Os subcapítulos a seguir detalharão melhor o que foi feito em cada metanodo.

#### 3.2.1 Enriquecimento

No metanodo de enriquecimento foram feitas algumas atribuições as palavras contidas nos tweets coletados. Foi feita a marcação gramatical, tanto de palavras em português quanto de palavras em inglês, a identificação de entidades e a análise de sentimento das palavras.

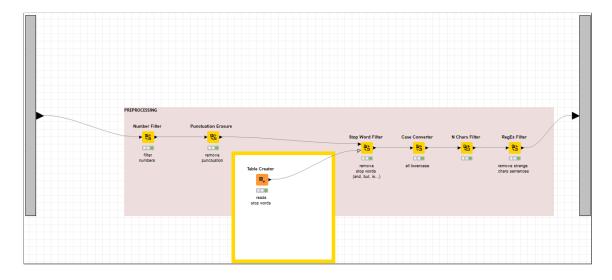
A imagem a seguir mostra o fluxo do metanodo de enriquecimento dos dados.



#### 3.2.2 Preprocessamento

Na etapa de processamento foram feitas algumas alterações básicas nos documentos, remoção de pontos, caracteres especiais e palavras conhecidas com 'stop words'. Vale ressaltar que foi criado um nó de 'stop words' inseridas manualmente para desprezar palavras como 'https' e 'rt' que não eram consideradas de forma automática.

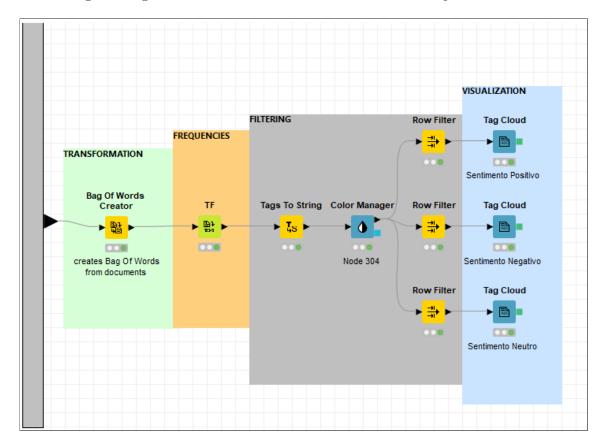
A imagem a seguir mostra o fluxo do metanodo de preprocessamento dos dados.



#### 3.2.3 Visualização dos dados

No metanodo de visualização foi feita a transformação dos documentos em palavras, foi feito o cálculo da frequência das palavras, e a geração da visualização feita através da nuvem de palavras com uma filtragem por tipo de sentimento, que poderiam ser neutro, positivo ou negativo.

A imagem a seguir mostra o fluxo do metanodo de visualização dos dados.

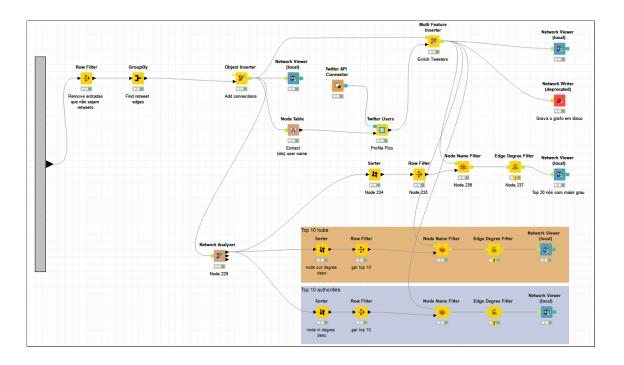


#### 3.3 Rede de Influência

A rede de influência foi configurada para criar nós a partir da ação de retwittar outra pessoa no twitter. Foi feito um agrupamento dos tweets pelo campo Retweet from e User. A partir do agrupamento realizado foi utilizado o nó do Knime Object Inserter que cria a rede com seus nós e conexões.

Após a criação da rede foram utilizados alguns outros nós do Knime para visualizar e entender a rede, como por exemplo os 20 maiores nós com maior grau, as top 10 autoridades da rede e os top 10 hubs da rede, além obviamente de uma visão gráfica da rede como um todo.

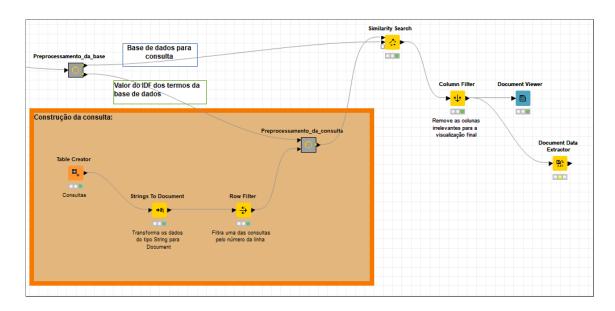
A imagem a seguir mostra o fluxo do metanodo da rede de influência.



#### 3.4 Análise de Similaridade Textual

A Análise de Similaridade Textual consistiu em pegar os dados da coleta já filtrada sem os retweets fazer um preprocessamento para que depois pudesse ser feita a busca de similaridade em uma outra consulta a parte, simulando uma consulta a um buscador da WEB. Cabe ressaltar foram utilizadas as mesmas técnicas de preprocessamento para a consulta feita no Twitter e a consulta "simulada".

A imagem a seguir mostra o fluxo da Análise de Similaridade Textual.

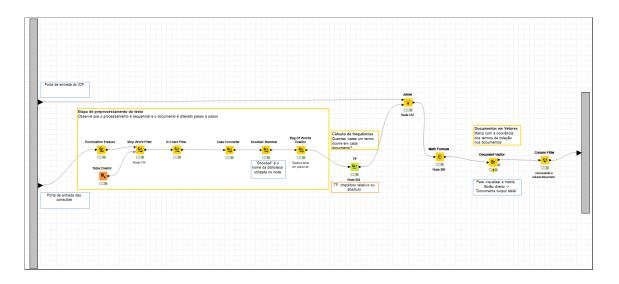


O subtópico a seguir detalhará melhor o que foi feito na etapa de preprocessamento.

#### 3.4.1 Preprocessamento

A etapa de preprocessamento serviu para fazer uma espécie de sanitização dos dados, removendo pontuações, 'stop words', utilização de algoritmo de stemming, algoritmo para obter o radical dos termos, calcular a frequência da ocorrência dos termos nos documentos, calcular o IDF, calcular o TF-IDF e gerar a matriz de documentos.

A imagem a seguir mostra o fluxo do metanodo do preprocessamento dos dados.



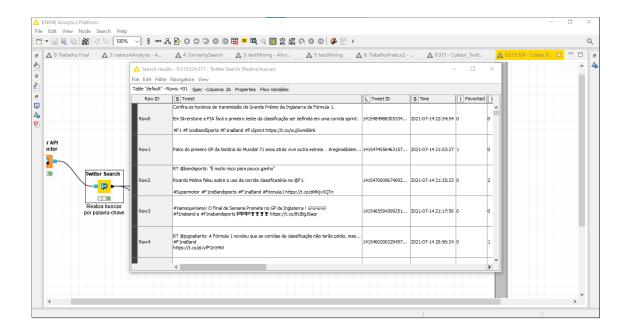
### 4 Análise dos Resultados

Os resultados obtidos pelos autores ajudaram a entender a base de dados coletada. Nos subtópicos a seguir serão detalhados cada resultado dos núcleos desenvolvidos.

#### 4.1 Processo de Coleta

O processo de apesar de estar configurado para 2000 registros retornou apenas 431 registros. O que não foi um grande problema, mas também não foi algo que era esperado pelos autores.

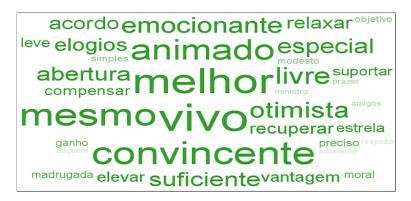
A imagem a seguir mostra o resultado da coleta de dados.



#### 4.2 Análise de Sentimentos

Na análise de sentimentos foram geradas três nuvens para as palavras identificadas como tendo sentimento positivo, negativo e neutro.

A imagem a seguir mostra a nuvem de palavras definidas com sentimento positivo.



A imagem a seguir mostra a nuvem de palavras definidas com sentimento negativo.

```
decepcionante evitar pesado ansiedade ansioso enorme risco postura longo jogo folga ai rivalidade injusta tristeza dominar falho disputaperdido pressa grave disputaperdido engano sucesso caiu apesar batalha acidente brinquedo apesar batalha crise precisa claro complicado arriscada desculpa errado mente saudade vazio
```

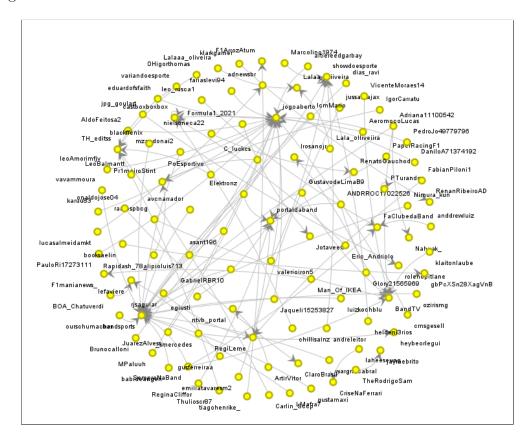
As palavras com sentimento neutro são a maioria. A imagem a seguir mostra a nuvem de palavras definidas com sentimento neutro.

brasil saudades treinos programa valtteribottas maneira quo gilbertolargadas bottas rolubepara hervedo oblol narrar soubemos afastou querem konshal ayrton sacudir reginaldolemeparticipaprimeiros havia fia tv hehehe butteronei receber clima toohhltingfth teremos definir status ferrari provas rolenopitlanemostrar colocadoshaas anunciou fds fase toohleoxxhdip austriangp-sauber-valsa-senna-julho acho pontuoù motor-dezembro eveguimaraes focada trator interna atmosfera molaren atrapalhadogasly ambos acabar transmitir norris restantes teste gente sorrisos decidi aposentadoria atrapalhou analisa deixou esperar leclero presente veja alpine mexicano ever talesrodriguess briga discute engenharia decididomonegasco reclamaram encostou completatransmitem testes horner ep preza ecclestone felizes formulaone possui prova podcast mazepin paddock espanhol estreiam servir equipa galerinhaetapa semelhante agenda rodada revelou outubro desempenho madrugace cotado frente tabela companheiro tripla contrato novidade piloto marcada sente carro chamadas segue estreia hamilton temporada band assista faclubedaband ideias interlagos atual thescoborges temporada semana jogoaberto mercedes lista obter divulgou campeonato jogoaberto equipe verstappen quase grid gp showdoesporteconfira passou alfa tempos sprint showdoesportecorridas mostra bandsports portaldaband corrida pilotos romeo raikkonen pra portaldaband inglaterra britishgp resultados durante domingo disse silverstone bandesporteclub williams dias jornalistas ganhoujovem sofrido antiga saiba ricciardo alonso diretor regileme relembrou maiores rasgou hasmann sair impressionou encontrava bandty marca pontuar piores ritmo bandeirantes elogio ocon lole revela motores hi alongar rendimento modernizar automotoresp perguntado viporcas assistir larga ajudar aumenta auge rivais novas perdeu dupla esporte evitou viria automobilismopromete confirmou gpdainglaterra frisou botar chega novembro staff eventual tornasse vettel pandemia christian criaram universo possibilidade texto aceitar musical jornalista dobro paulo tmj tema eventos rbatvband afirmou traz desenvolvimento mundo qualquer visto alto produzidas sono chegando previsto estado capricho formato tenha boas helmut mandado tooedobjteyps vivo eduvirtual colocou reconheceuusar extra funcionarvendo pregando alain consultor nbanaband ir tooeshbbljivz categoria aproveitou deveria torcida ganham curta palpites supermotor esporteestante nba ideia alguem toohsfobibgtfvelocidade assinar fundamentais vamoquevamonecessidade williamsracing landonomis jotaveeg equipes rbatybelem tooggtysimygxcrescido processo liderado tela pista vivendo compartilhar tooljyzowbmwo narra avise toosmodxgyitlfiquemos mundial toorouzizxthk ganhos saiu pegou vim comigo tooegfijpokotbtsforuefaeuromim futebol ausgp televisaori link ansiosos toowooonszfek limita tooypyifsgdnrchoramilton toocxudplygysilverstonecin

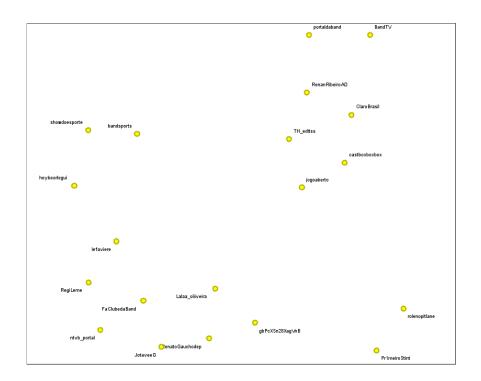
#### 4.3 Rede de Influência

Como mencionado anteriormente, foram criadas algumas redes a partir da base de dados coletada. A imagem a seguir mostra a rede de influência

### geral.



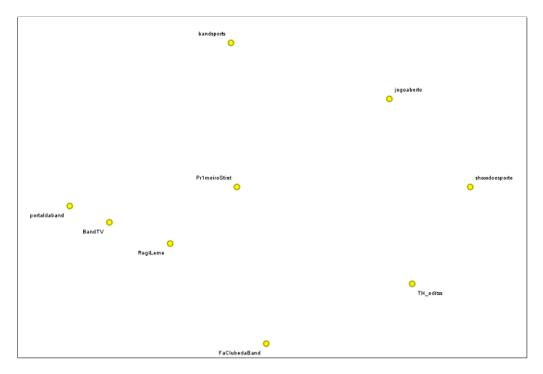
 ${\bf A}$ imagem a seguir mostra os 20 maiores usuários que interagiram na rede.



A imagem a seguir mostra os 10 maiores hubs.

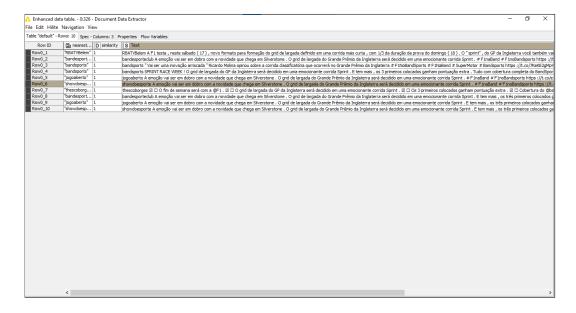


A imagem a seguir mostra as 10 maiores autoridades.



#### 4.4 Análise de Similaridade Textual

Para a análise de similaridade textual foi simulada uma consulta com o termo 'desafios da corrida na Inglaterra'. O resultado foi no mínimo curioso, como pode ser visto na imagem a seguir, aparentemente existem alguns tweets iguais que na verdade não são, pois existem pequenas diferenças que de fato os fazem diferentes. Fazendo uma pesquisa paralela foi possível entender que os usuários que fizeram um tweet parecido são usuários pertencentes a Emissora Band, e portanto, disseminam a mesma informação para possivelmente alcançar usuários diferentes da rede social.



### 5 Trabalhos Futuros

Para os trabalhos futuros as atividades desenvolvidas poderiam ser mais aprofundadas e envolver uma maior complexidade. O cruzamento com outras bases de dados, e comparações com outras pesquisas poderiam trazer um debate interessante, como por exemplo, quais eram os sentimentos dos usuários quando utilizando hashtags de interação com a Emissora Globo.

Seria interessante também uma forma de disponibilizar os resultados para que pudesse haver uma interação com o público. Por exemplo uma API para consumir o resultado e mostrar a nuvem de palavras, ou construir uma interação com o fluxo de análise de similaridade textual para simular um buscador WEB.

# Bibliografia

KNIME. Disponível em: < https://www.knime.com/knime> Acesso em: 19 de julho de 2021.