

Universidade da Beira Interior

Prospeção em Redes Sociais e na Web

Relatório Projeto PRSW

Fábio Rico Maio 48286

Professor: João Paulo da Costa Cordeiro

Contents

2	Análise dos Posts sobre Clima	2		
	2.1 Exercício 1: Limpeza e Preparação dos Dados	. 2		
	2.2 Exercício 2: Clustering dos dados	. 3		
3	Análise dos Voos Domésticos			
	3.1 Exercício 3: Grafo de Ligações entre Aeroportos	. 4		
	3.2~ Exercício 4: Estudo dos Atrasos das Companhias Aéreas	. 5		
	3.3 Exercício 5: Representação Gráfica das Ligações Críticas em Ter-			
	mos de Atraso	. 6		
	3.4 Exercício 6: Estudo das Causas dos Atrasos na Chegada	. 7		
	3.5 Exercício 7: Algoritmos de Centralidade e Deteção de Comunidad	des 8		
	3.6 Exercício Adicional: Criação de um Gráfico Interativo	. 8		
	3.6.1 Descrição do Exercício	. 8		
4	Conclusão	9		

1 Introdução

Neste relatório, apresento a análise de dois conjuntos de dados distintos: posts de um fórum sobre clima e dados de voos domésticos nos EUA durante 2013. O objetivo é aplicar métodos de data mining para gerar conhecimento e realizar visualizações inteligentes que facilitem a interpretação dos dados. Data mining, ou mineração de dados, é o processo de descobrir padrões, anomalias e correlações em grandes conjuntos de dados para prever resultados. Utilizando uma variedade de técnicas, tais como clustering, análise de grafos e visualização de dados, podemos extrair informações valiosas que ajudam na tomada de decisões.

Primeiro, realizei a análise dos posts sobre clima, onde foram aplicadas técnicas de limpeza e transformação de texto em vetores TF-IDF, seguidas da aplicação de clustering para identificar diferentes pontos de vista.

Em seguida, analisei os dados de voos domésticos, criando grafos ponderados para representar as ligações entre aeroportos, estudando os atrasos das companhias aéreas e investigando as possíveis causas dos atrasos. Utilizei algoritmos de centralidade e deteção de comunidades para identificar aeroportos chave e agrupamentos naturais de aeroportos dentro da rede de voos.

2 Análise dos Posts sobre Clima

2.1 Exercício 1: Limpeza e Preparação dos Dados

Neste exercício, realizei a limpeza e preparação dos dados dos posts sobre clima. Utilizei técnicas de limpeza de texto, como remoção de URLs, caracteres de pontuação e números, para preparar os dados dos posts para análise.

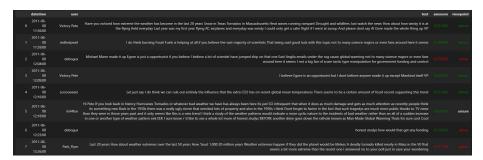


Figure 1: Tabela com dados do climate.csv

Criei também outros 2 gráficos de modo a ter uma melhor compreensão dos dados em estudo:

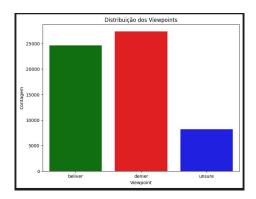


Figure 2: Gráfico de barras que divide entre as 3 emoções das pessoas

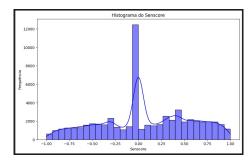


Figure 3: Histograma para vizualizar a distribuição dos dados "senscore"

2.2 Exercício 2: Clustering dos dados

Comecei por transformar os textos dos posts em vetores TF-IDF para análise subsequente. Utilizei a biblioteca 'TfidfVectorizer' do scikit-learn para transformar os textos em vetores TF-IDF, limitando o número de features para reduzir o vocabulário e simplificar os cálculos.

Depois apliquei o algoritmo K-Means para agrupar os posts em clusters, representando diferentes pontos de vista sobre o clima.

Acabei por reduzir a dimensionalidade dos vetores TF-IDF utilizando PCA e apliquei o K-Means para agrupar os posts em três clusters distintos.

A visualização dos clusters mostra três grupos distintos de posts, indicando diferentes pontos de vista sobre o clima.

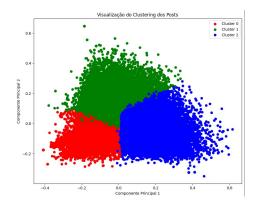


Figure 4: Visualização do Clustering dos Posts em 2D

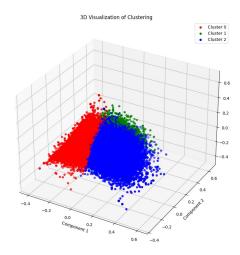


Figure 5: Visualização do Clustering dos Posts em 3D

3 Análise dos Voos Domésticos

3.1 Exercício 3: Grafo de Ligações entre Aeroportos

Neste exercício, representei as ligações entre aeroportos em um grafo, onde os vértices são os aeroportos e as arestas são a força das ligações, baseada no número de voos entre eles.

O grafo criado representa visualmente as conexões entre os aeroportos, tendo os 3 principais no centro e conforme mais grossa for a aresta, maior a força da ligação, destacando os principais hubs de voos.

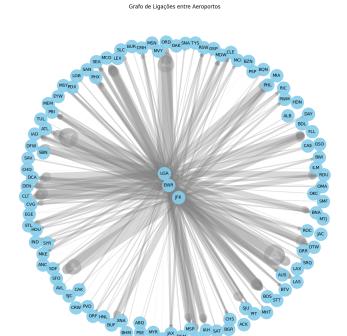


Figure 6: Grafo de Ligações entre Aeroportos

3.2 Exercício 4: Estudo dos Atrasos das Companhias Aéreas

Analisei os atrasos dos voos para diferentes companhias aéreas e gerei um ranking das companhias que mais se atrasam. Calculei o atraso médio por companhia aérea e apresentei os resultados em uma tabela.

Os resultados mostram quais companhias aéreas têm maiores problemas com atrasos, permitindo identificar áreas de melhoria.

	carrier	arr_delay	name
0	F9	21.920705	Frontier Airlines Inc.
1	FL	20.115906	AirTran Airways Corporation
2	EV	15.796431	ExpressJet Airlines Inc.
3	YV	15.556985	Mesa Airlines Inc.
4	00	11.931034	SkyWest Airlines Inc.
5	MQ	10.774733	Envoy Air
6	WN	9.649120	Southwest Airlines Co.
7	В6	9.457973	JetBlue Airways
8	9E	7.379669	Endeavor Air Inc.
9	UA	3.558011	United Air Lines Inc.
10	US	2.129595	US Airways Inc.
11	VX	1.764464	Virgin America
12	DL	1.644341	Delta Air Lines Inc.
13	AA	0.364291	American Airlines Inc.
14	НА	-6.915205	Hawaiian Airlines Inc.
15	AS	-9.930889	Alaska Airlines Inc.

Figure 7: Lista de atrasos médios dos Aeroportos

3.3 Exercício 5: Representação Gráfica das Ligações Críticas em Termos de Atraso

Represente
i graficamente as ligações mais críticas em termos de atraso entre os diferentes aero
portos.

 ${\bf A}$ visualização ajuda a identificar as rotas mais problemáticas em termos de atrasos.



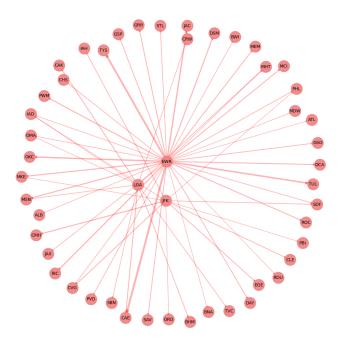


Figure 8: Ligações Críticas entre Aeroportos

3.4 Exercício 6: Estudo das Causas dos Atrasos na Chegada

Analisei possíveis causas para os atrasos na chegada, considerando fatores como a velocidade média do voo. Calculei a velocidade média dos voos e analisei a correlação com o atraso na chegada.

	speed	arr_delay
speed	1.000000	-0.135189
arr_delay	-0.135189	1.000000

Figure 9: Tabela de correlação entre a velocidade media e o atraso

Os resultados indicam uma correlação fraca entre a velocidade média do voo e o atraso na chegada, sugerindo que outros fatores podem ter maior impacto nos atrasos.

3.5 Exercício 7: Algoritmos de Centralidade e Deteção de Comunidades

Utilizei algoritmos de centralidade e deteção de comunidades no grafo das ligações entre aeroportos.

Calculei a centralidade de grau dos nós e detetei comunidades utilizando o algoritmo de modularidade de greedy.



Figure 10: Resultado dos graus de centralidade e comunidades.

Identifiquei os principais hubs e as comunidades de aeroportos, proporcionando insights sobre a estrutura da rede de voos.

3.6 Exercício Adicional: Criação de um Gráfico Interativo

3.6.1 Descrição do Exercício

Para enriquecer a análise dos dados de voos domésticos, criei uma visualização interativa do primeiro grafo usando a biblioteca Gravis. Esta visualização permite explorar dinamicamente as conexões entre aeroportos, proporcionando uma experiência mais envolvente.

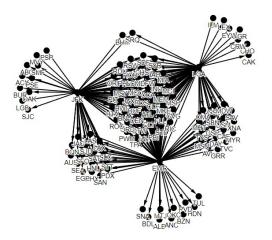


Figure 11: Resultado dos grafo interativo.

4 Conclusão

Neste relatório, utilizei técnicas avançadas de data mining para analisar dois conjuntos de dados distintos, extraindo informações valiosas e criando visualizações significativas. A análise dos posts sobre clima revelou três grupos distintos de discussões, identificados através de clustering, cada um representando diferentes pontos de vista sobre as mudanças climáticas. Esta abordagem ajudou a entender melhor as opiniões predominantes e a dinâmica das discussões online sobre este tema crucial.

Na análise dos voos domésticos, a criação de grafos ponderados permitiu visualizar claramente as conexões entre aeroportos e identificar os principais hubs de voos. O estudo dos atrasos das companhias aéreas revelou quais são as mais propensas a atrasos, proporcionando uma base para intervenções direcionadas. A análise das causas dos atrasos na chegada sugeriu que a velocidade média do voo tem uma correlação fraca com os atrasos, indicando que outros fatores devem ser considerados. Por fim, a aplicação de algoritmos de centralidade e deteção de comunidades no grafo das ligações entre aeroportos destacou os aeroportos mais centrais e os agrupamentos naturais de aeroportos, oferecendo insights sobre a estrutura da rede de voos.

A mineração de dados demonstrou ser uma ferramenta poderosa para extrair conhecimento e insights de grandes conjuntos de dados. As técnicas aplicadas neste relatório não apenas ajudaram a identificar padrões e anomalias, mas também forneceram uma base sólida para possíveis melhorias e intervenções tanto na gestão de discussões online quanto na operação de voos domésticos. A capacidade de transformar dados brutos em informações úteis é crucial para a tomada de decisões informadas e para a melhoria contínua de processos e serviços.