Incêndios Florestais em Portugal - Relatório

Grupo 7

Cristiana Silva up201505454, Nuno Tomás up201503467, Rui Santos up201805317

14/01/2022

Definição do problema

Os incêndios florestais são uma questão muito importante, que afeta negativamente as mudanças climáticas, cujas causas normalmente são os descuidos, acidentes e negligências cometidos por indivíduos, atos intencionais e causas naturais. Estes podem ter impactos e efeitos nocivos sobre os ecossistemas, levando ao desaparecimento de espécies e até ao aumento dos níveis de dióxido de carbono.

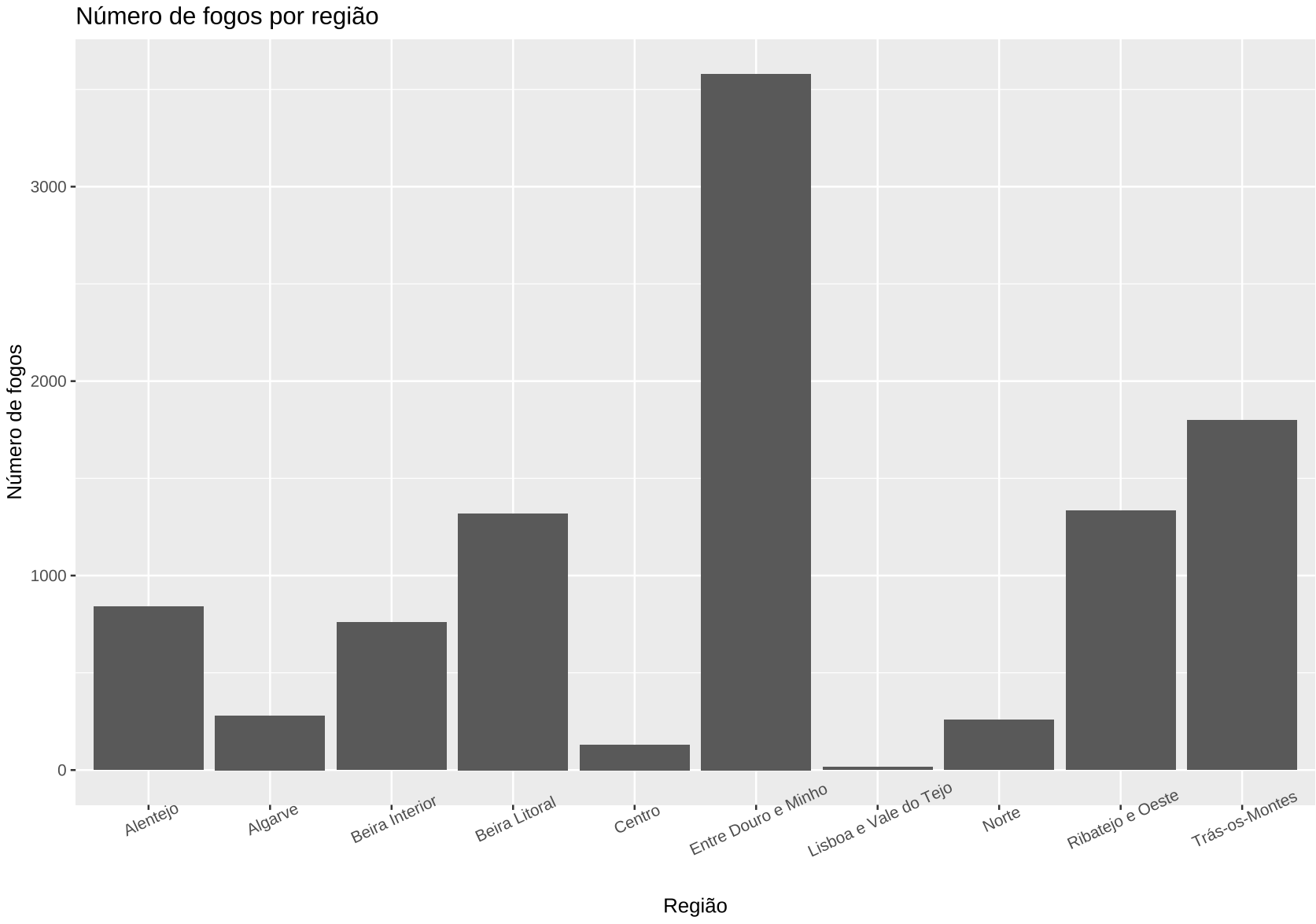
Assim sendo, e com um intuito de analisar com melhor detalhe e tentar encontrar formas que possam ajudar a evitar estas tragédias, desenvolvemos este projeto com o intuito de encontrar um modelo que nos permitisse determinar se a causa de um incêndio foi intencional ou não.

Preparação dos dados

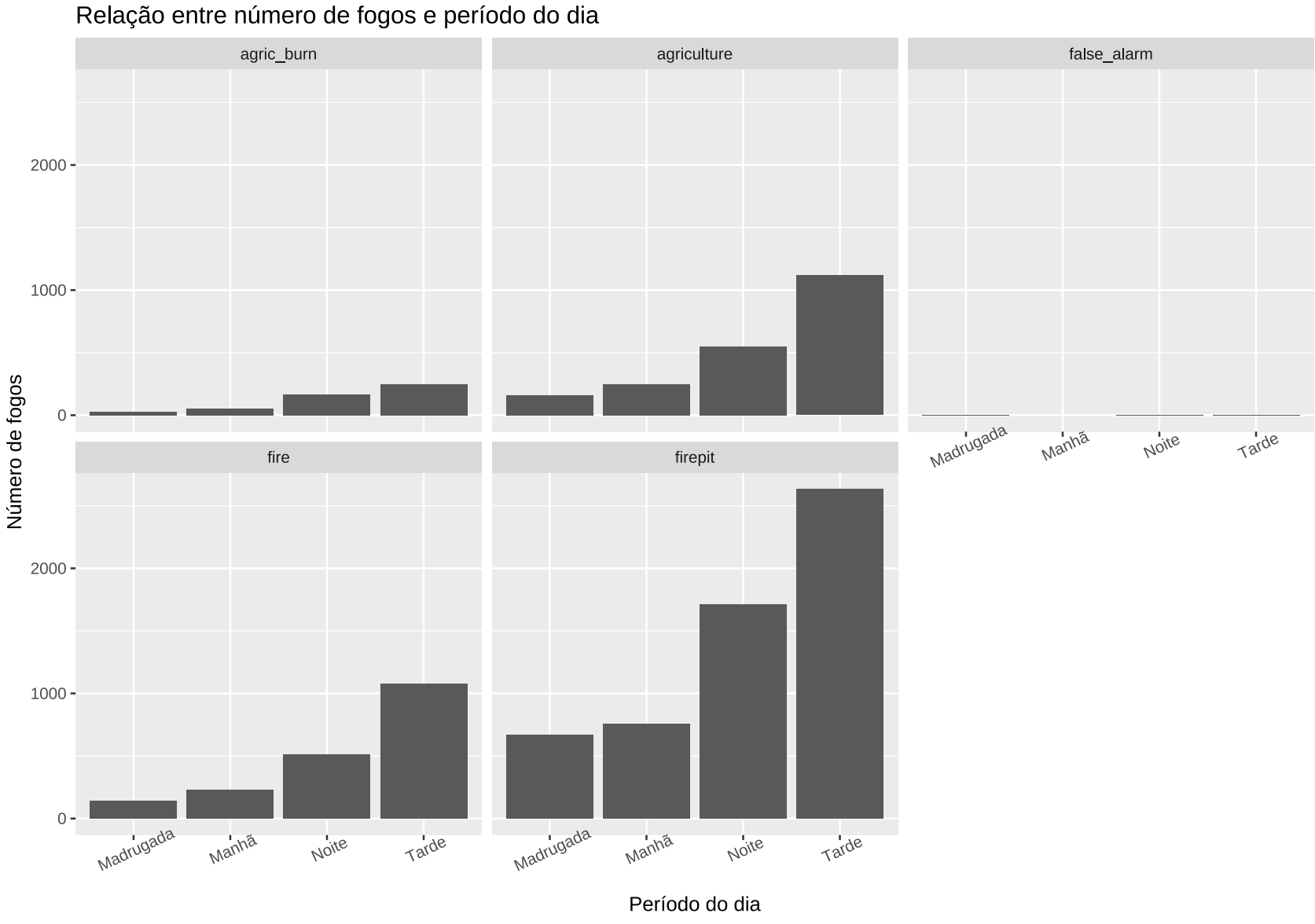
Após fazer importação dos dados, o nosso ponto de partido foi remover as variáveis desnecessárias bem como fazer um pré-processamento dos dados. Assim sendo removemos: - A **extinction_date**, **extinction_hour**, **firstInterv_date**, **firstInterv_hour** - A **alert_source** como possui todos os valores como **NA** não tem importância nenhuma para o resultado final. - Já a **village_veget_area** e **total_area** como eram a soma dos anteriores decidimos remover e ficar com os só com os atributos da área referidos anteriormente. Os restantes atributos mantivemos pois achamos que seriam importantes para a previsão.

Tendo todos os dados nos formatos corretos, adicionamos duas novas colunas com dados, a **timePeriod** e **tmax**.

Exploração dos dados e análise



Exploração dos dados e análise



Configuração experimental

Para este ponto começamos inicialmente por ver que tipo de predictive modelling melhor se enquadrava neste problema e que neste caso, como a variável é nominal uma vez que o objetivo é prever se a causa do incêndio foi intencional ou não, escolhemos os algoritmos Partindo desta doutrina, escolhemos três modelos mais intuitivos e robustos: o **Random Forests**, **Naive Bayes** e o **k-Nearest Neighbors**.

Resultados

Ao aplicar os modelos, fomos fazendo submissões no **kaggle** e podemos chegar a alguns resultados. Tentamos implementar o **Naive Bayes** mas foi preciso categorizar a maior parte das variáveis sendo que algumas delas ficaram com muitas categorias. Ainda assim obtivemos 0.52615. Implementamos também o **k-Nearest Neighbors** com um **k=7** e os resultados melhoraram em comparação com o precedente e tal como este tivemos que categorizar as variáveis, mas mesmo assim só obtivemos 0.54897. Finalmente, e como referimos anteriormente, o **randomForest** foi o que inicialmente nos levou a melhor resultados mesmo antes de aplicarmos a temperatura. Assim que esta foi usada notamos que houve um melhoramento o que nos levou a concluir que poderia ser um bom fator de previsão.

Conclusões, limitações e trabalhos futuros

As limitações que encontramos foram que se passássemos mais tempo com o **KNN** e o **Naive Bayes** talvez conseguíssemos obter melhores resultados. Também poderíamos possivelmente obter um melhor score se tivéssemos mais dados extra, por exemplo informações sobre o vento ou até mesmo sobre precipitação. Por fim uma limitação que encontramos poderá ser o facto de o **kaggle** ter um número de submissões limitado a duas por dia. Em suma, este trabalho permitiu-nos conhecer os diferentes modelos de previsão existentes bem como aprofundar os nossos conhecimentos da linguagem **R**.