Análise de acidentes com animais selvagens envolvendo aeronaves (1990-2023)

Integrantes:

João Carlos, Tomás Mello, Eric, Felipe Bragança



12 de dezembro, 2023

Introdução

O relatório visa construir uma análise exploratória de um conjunto de dados chamado STRIKE_REPORTS. Este conjunto de dados inclui uma coleção abrangente de incidentes de colisão entre aviões e animais selvagens envolvendo aeronaves militares, comerciais ou civis de 1990 a 2023. Os incidentes foram obtidos a partir da Base de Dados de Acidentes com Animais Selvagens da Administração Federal da Aviação (FAA). O conjunto abrange uma série de informações relacionadas aos incidentes, incluindo pormenores sobre as aeronaves envolvidas, espécies de animais selvagens, localizações geográficas e vários fatores que contribuem para as ocorrências e análise.

Objetivos

- Aplicar os conhecimentos lecionados da disciplina de CE1.
- Ilustrar as diferentes implicações e interpretações da database escolhida.
- Caracterizar por meio de descrições visuais os dados da database escolhida.

Variáveis

- AIRPORT: Aeroportos.
- $\mathbf{AIRCRAFT}$: Informações da aeronave.
- SPECIES: Espécies envolvidas no acidente.
- LOCATION: Localização geográfica do acidente.
- PHASE_OF_FLIGHT: Fase do voo em que o acidente ocorreu.

Análise

• Carregar bibliotecas e ler a base de dados

```
library(tidyverse)
library(dplyr)
library(ggplot2)
def_strikes <- read.csv( "STRIKE_REPORTS.csv")</pre>
```

• Tradução e Transformação de valores

```
#Mudar as siglas da classe de aeronave para os nomes inteiros"
def strikes <- def_strikes %>%
   mutate(Tipo_de_Aeronave = case_when()
    AC CLASS == "A" ~ "Avião",
    AC_CLASS == "B" ~ "Helicóptero",
    AC_CLASS == "C" ~ "Planador",
    AC_CLASS == "D" ~ "Balão",
    AC CLASS == "F" ~ "Dirigível",
    AC_CLASS == "I" ~ "Autogiro",
    AC_CLASS == "J" ~ "Aeronave Ultraleve",
    AC CLASS == "Y" ~ "Outros",
    AC CLASS == "Z" | AC CLASS == "" | AC CLASS == "NA" ~ "Desconhecido"))
#"Operador, sair da sigla para o nome mesmo"
#def strikes <- def strikes %>%
    mutate(Operadores = case when(
      OPERATOR
#Nivel de dano"
def_strikes <- def_strikes %>%
   mutate(Nivel_do_Dano = case_when(
    DAMAGE LEVEL == "M" ~ "Minimo",
    DAMAGE LEVEL == "M?" ~"Indeterminado",
    DAMAGE LEVEL == "D"~ "Destruído",
    DAMAGE LEVEL == "S"~ "Considerável",
    DAMAGE LEVEL == "" | DAMAGE LEVEL == "NA" ~ "Desconhecido",
    DAMAGE LEVEL== "N" ~ "Sem Dano"))
#Mudando as dummys de massa para a massa
def_strikes <- def_strikes %>%
   mutate(Massa_Aeronave = case_when()
    AC MASS == 1 \sim "2.250 = < ",
```

```
AC_MASS == 2 ~ "2.251-5700",

AC_MASS == 3 ~ "5701-27.000",

AC_MASS == 4 ~ "27.001-272.000",

AC_MASS == 5 ~ ">272.000",

AC_MASS == "NA" | AC_MASS == "" ~ "Desconhecido"))
```

Estados e quantidade de acidentes

```
#Estados com mais Impactos
table_ESTADO <- def_strikes %>%
  group_by(STATE) %>%
  summarize(
    Voos = n()) %>%
  arrange(desc(Voos))
print(table_ESTADO)
```

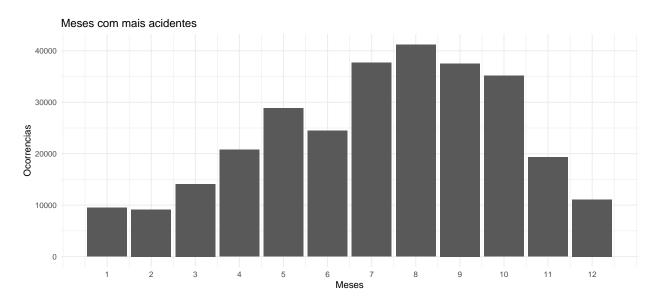
```
## # A tibble: 68 x 2
     STATE Voos
##
     <chr> <int>
##
## 1 ""
           35501
## 2 "TX" 24794
## 3 "FL" 20616
## 4 "CA"
           20431
## 5 "NY" 14371
## 6 "CO" 12420
## 7 "IL" 11942
## 8 "TN" 8503
## 9 "PA" 8190
## 10 "OH" 8133
## # i 58 more rows
```

Aeroportos por quantidades de acidentes

```
#Aeroportos com mais voos que tiveram impactos
table_aeroportos <- def_strikes %>%
  group_by(AIRPORT) %>%
  summarize(
    Voos = n()) %>%
  arrange(desc(Voos))
print(table_aeroportos)
```

```
## # A tibble: 2,615 x 2
##
      AIRPORT
                                         Voos
##
      <chr>
                                        <int>
   1 UNKNOWN
##
                                        35418
    2 DENVER INTL AIRPORT
##
                                         9620
   3 DALLAS/FORT WORTH INTL ARPT
                                         7759
   4 CHICAGO O'HARE INTL ARPT
                                         6239
##
   5 JOHN F KENNEDY INTL
##
                                         5984
   6 MEMPHIS INTL
##
                                         4813
   7 SALT LAKE CITY INTL
##
                                         3722
##
   8 SACRAMENTO INTL
                                         3608
  9 DETROIT METRO WAYNE COUNTY ARPT
                                         3600
## 10 ORLANDO INTL
                                         3589
## # i 2,605 more rows
```

Meses do ano com maior ocorrência de impactos



Severidade dos impactos causados nas aeronaves

```
#Contagem da severidade dos impactos
def_strikes %>%
    ggplot(aes(x= Nível_do_Dano)) + geom_bar() + labs(title="Contagem Dano", x="Severidade")
```

Contagem Dano

