CasoHuracanes-Equipo3.R

r2623423

2024-05-10

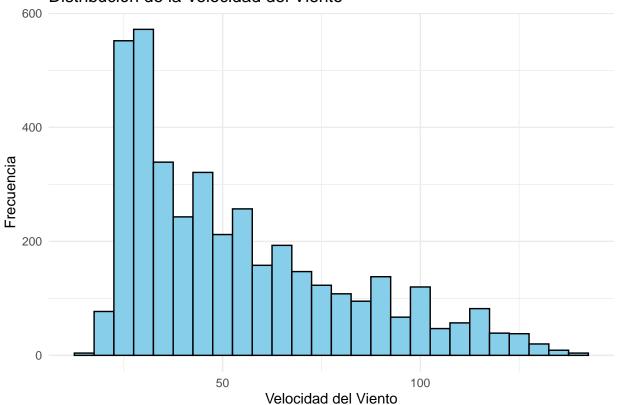
```
# TC1002S.201 - Equipo 3
# Rero: Caso Huracanes
# Jesús Ángel Guzmán Ortega A01799257
# Julio Cesar Vivas Medina A01749879
# Instalación de liberías -----
# Liberías
library(dplyr)
##
## Attaching package: 'dplyr'
## The following objects are masked from 'package:stats':
##
##
       filter, lag
## The following objects are masked from 'package:base':
##
##
       intersect, setdiff, setequal, union
library(ggplot2)
library(corrplot)
## corrplot 0.92 loaded
library(factoextra)
## Welcome! Want to learn more? See two factoextra-related books at https://goo.gl/ve3WBa
#install.packages("ggplot2")
#install.packages("ggmap")
#install.packages("maps")
#install.packages("mapdata")
# Cargamos los datos
#setwd("/cloud/project/retoAnalitica/codigo")
huracanes <- read.csv("CasoHuracanesCSV.csv")</pre>
# Filtrar los datos del Océano Pacífico Norte
huracanes_pacifico <- huracanes[huracanes$Ocean == "Pacific", ]</pre>
# 3.3.1 Eliminar los datos que no son reales (-999 en Wind y Pressure)
```

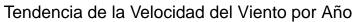
```
huracanes_pacifico <- huracanes_pacifico[!(huracanes_pacifico$Wind <= 0 | huracanes_pacifico$Pressure <
# 3. Exploración de los datos -----
# 3.1. Identificar el tipo de dato de tres columnas diferentes
Name_class <- class(huracanes$Name)</pre>
Name_class
## [1] "character"
Year_class <- class(huracanes$year)
Year_class
## [1] "integer"
Co2_class <- class(huracanes$CO2)</pre>
Co2_class
## [1] "numeric"
# 3.2. Valores de los cuartiles de las variables : WIND, PRESSURE, CO2
cuartiles_wind <- quantile(huracanes_pacifico$Wind, probs = c(0.25, 0.5, 0.75))
cuartiles_wind
## 25% 50% 75%
## 30 45 70
cuartiles_pressure <- quantile(huracanes_pacifico$Pressure, probs = c(0.25, 0.5, 0.75))
cuartiles_pressure
## 25% 50% 75%
## 982 999 1007
cuartiles_co2 <- quantile(huracanes_pacifico$CO2, probs = c(0.25, 0.5, 0.75))</pre>
cuartiles_co2
##
        25%
                 50%
                          75%
## 22154.34 22181.81 22429.38
# Preparación de datos -----
# Convertir la columna "Fecha" al tipo de dato de fecha
huracanes_pacifico$Fecha <- as.Date(huracanes_pacifico$Fecha)</pre>
# 3.3.1 Eliminar la columna "Population" ya que todos los valores son O
huracanes_pacifico <- huracanes_pacifico[, -grep("Population", names(huracanes_pacifico))]
huracanes_pacifico <- huracanes_pacifico[, !(names(huracanes_pacifico) == "Name")]
# 3.3.2 Eliminar los posibles NA
huracanes_pacifico <- na.omit(huracanes_pacifico)</pre>
# Filtrar huracanes_pacifico para incluir solo los registros donde el estatus sea "HU"
huracanes_pacifico_hu <- filter(huracanes_pacifico, Status == " HU")
# Realizar técnicas estadísticas -----
# 4.1 Muestra la MEDIA y el PROMEDIO de las variables : WIND y PRESSURE, CO2
media_wind_hu <- mean(huracanes_pacifico_hu$Wind)</pre>
media_wind_hu
```

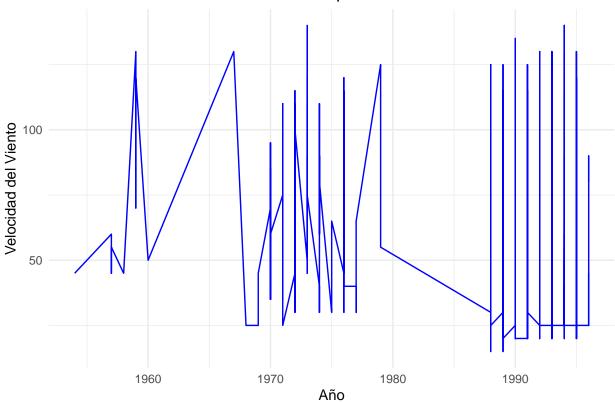
```
## [1] 88.57887
media_pressure_hu <- mean(huracanes_pacifico_hu$Pressure)</pre>
media_pressure_hu
## [1] 968.8112
media_co2_hu <- mean(huracanes_pacifico_hu$CO2)</pre>
media_co2_hu
## [1] 21884.01
# 4.2 Indica los valores de los cuartiles de las variables : WIND, PRESSURE, CO2
cuartiles_wind_hu <- quantile(huracanes_pacifico_hu$Wind, probs = c(0.25, 0.5, 0.75))
cuartiles_wind_hu
## 25% 50% 75%
## 70 85 100
cuartiles_pressure_hu <- quantile(huracanes_pacifico_hu$Pressure, probs = c(0.25, 0.5, 0.75))
cuartiles_pressure_hu
## 25% 50% 75%
## 959 972 981
cuartiles_co2_hu <- quantile(huracanes_pacifico_hu$CO2, probs = c(0.25, 0.5, 0.75))
cuartiles_co2_hu
##
        25%
                 50%
                          75%
## 22153.14 22181.81 22429.38
# 4.3 Emite conclusiones
# Revisión de datos
str(huracanes_pacifico)
## 'data.frame':
                   4022 obs. of 13 variables:
## $ Clave : int 49610 49937 49945 49957 50170 50425 50533 50575 50630 52010 ...
             : chr "EP071954" "EP021957" "EP021957" "EP021957" ...
## $ ID
## $ Ocean : chr "Pacific" "Pacific" "Pacific" "Pacific" ...
## $ Fecha : Date, format: "19-09-19" "8-08-19" ...
             : int 1954 1957 1957 1957 1958 1959 1959 1959 1960 1967 ...
## $ year
            : chr "September" "August" "August" "August" ...
## $ Month
## $ Time
             : int 0 0 0 0 1800 0 1800 1200 1800 1200 ...
## $ Status : chr " TS" " TS" " TS" " TS" ...
## $ Latitude: num 21.1 21.1 28 34.8 13.1 15.3 22.1 19.1 20.2 19.3 ...
## $ Longitud: num -116 -136 -148 -162 -102 -145 -122 -104 -107 166 ...
## $ Wind
            : int 45 60 45 55 45 130 70 120 50 130 ...
## $ Pressure: int 981 994 1004 987 992 952 967 958 987 933 ...
## $ CO2
             : num 6629 7965 7965 7965 8215 ...
# View(huracanes_pacifico)
#5.- Análisis por gráficas
# 5.1.1 Gráfica la variable WIND
ggplot(huracanes_pacifico, aes(x = Wind)) +
  geom histogram(binwidth = 5, fill = "skyblue", color = "black") +
 labs(title = "Distribución de la Velocidad del Viento",
      x = "Velocidad del Viento",
```

```
y = "Frecuencia") +
theme_minimal()
```

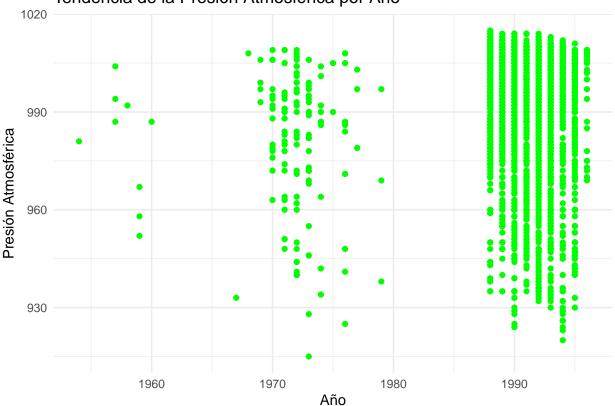
Distribución de la Velocidad del Viento











```
# 5.1.4 Elabora gráficas sobre los datos CO2 y WIND
#Popukation en el oceano es O por lo que se omite

# Calcula los valores normalizados para CO2 y Wind
huracanes_pacifico$CO2_norm <- huracanes_pacifico$CO2 / max(huracanes_pacifico$CO2)
huracanes_pacifico$Wind_norm <- huracanes_pacifico$Wind / max(huracanes_pacifico$Wind)

# Gráfica usando ggplot2 con datos normalizados
ggplot(huracanes_pacifico, aes(x = year)) +
    geom_line(aes(y = CO2_norm, color = "CO2")) +
    geom_line(aes(y = Wind_norm, color = "WIND")) +
    labs(x = "Años", y = "Valor normalizado", title = "CO2 y WIND") +
    scale_color_manual(values = c("blue", "red"), labels = c("CO2", "WIND")) +
    theme_minimal()</pre>
```

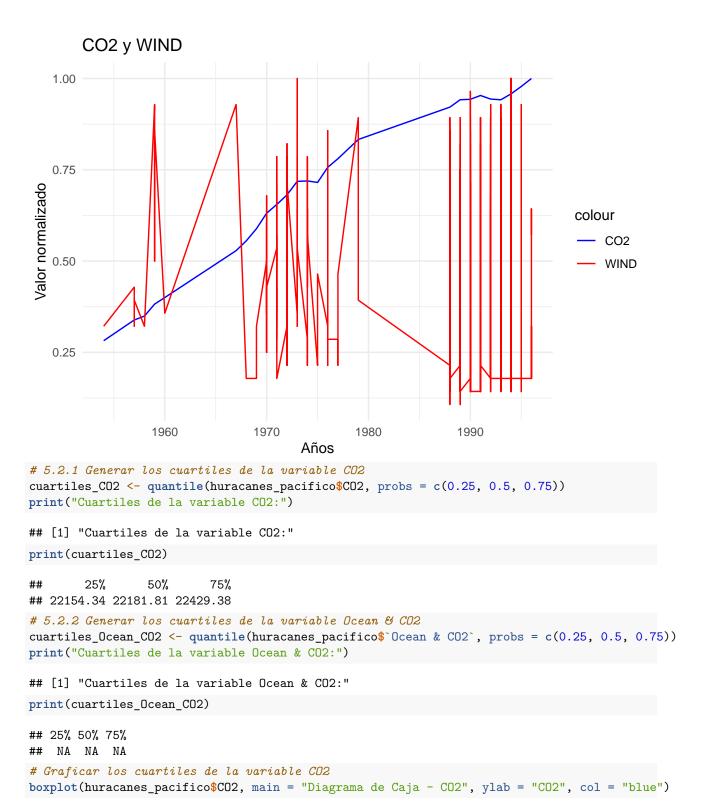
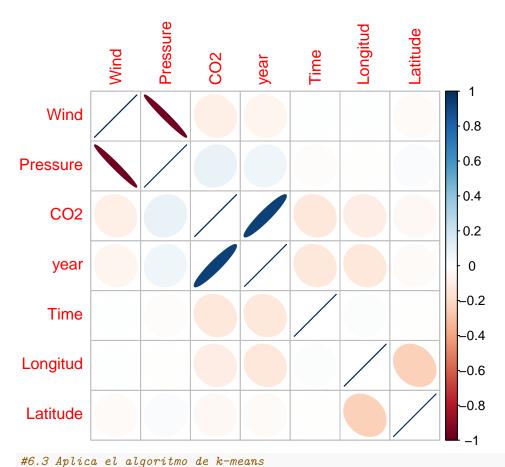


Diagrama de Caja - CO2

```
8
                                           0
                                           0
                                           000000000
    15000
     10000
                                           8
                                           0
                                           0
#Análisis de datos
#6.1 Prepara los datos
data_for_cor <- huracanes_pacifico[, c("Wind", "Pressure", "CO2", "year", "Time", "Longitud", "Latitude")]</pre>
correlation_matrix <- cor(data_for_cor)</pre>
correlation_matrix
##
                  Wind
                           Pressure
                                           C02
                                                     year
            1.000000000 -0.979061130 -0.08080223 -0.05240347 0.007147203
## Wind
## Pressure -0.979061130 1.000000000 0.09693325 0.06643609 -0.010379891
## CO2
           -0.052403475 \quad 0.066436087 \quad 0.93844176 \quad 1.00000000 \quad -0.120708602
## year
## Time
           0.007147203 -0.010379891 -0.12422326 -0.12070860 1.000000000
## Longitud 0.001058286 -0.003866773 -0.09476855 -0.12331976 0.014739549
##
              Longitud
                           Latitude
           0.001058286 -0.022581683
## Wind
## Pressure -0.003866773 0.026449371
## CO2
           -0.094768552 -0.031451828
## year
           -0.123319757 -0.023934880
## Time
           0.014739549 -0.000844307
## Longitud 1.000000000 -0.230618943
## Latitude -0.230618943 1.000000000
dataK <- huracanes_pacifico_hu[, c("Wind", "Pressure", "CO2", "year")]</pre>
#6.2 Gráfica la correlación de los datos
```

corrplot(correlation_matrix, method = "ellipse")



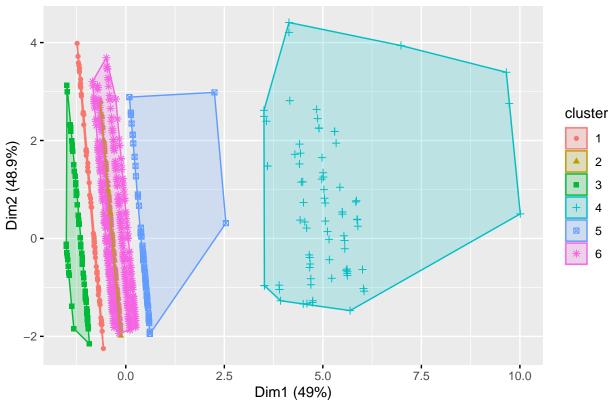
```
## K-means clustering with 6 clusters of sizes 82, 176, 100, 79, 86, 764
## ## Cluster means:
```

Wind Pressure CO2 year
1 98.10976 962.0488 22533.83 1994.000
2 88.06818 969.3239 22429.38 1991.000
3 88.95000 968.4200 23058.98 1995.100
4 88.41772 965.8101 15960.40 1971.937
5 81.63953 974.2209 21632.58 1987.791
6 88.42277 969.1715 22175.66 1991.237
##

Clustering vector:


```
##
##
##
##
##
##
##
##
## Within cluster sum of squares by cluster:
  79293.82
    81319.72
      2449143.45 231873639.30
           8551901.82
## [1]
 688867.03
## [6]
##
(between_SS / total_SS = 92.6 %)
## Available components:
##
## [1] "cluster"
    "centers"
       "totss"
          "withinss"
             "tot.withinss"
## [6] "betweenss"
    "size"
       "iter"
          "ifault"
#6.3.1 Gráfica los grupos obtenidos mediante el algoritmo de k-means
fviz_cluster(km5, data = dataK, repel = TRUE, geom = "point", show.clust.cent = FALSE)
```

Cluster plot



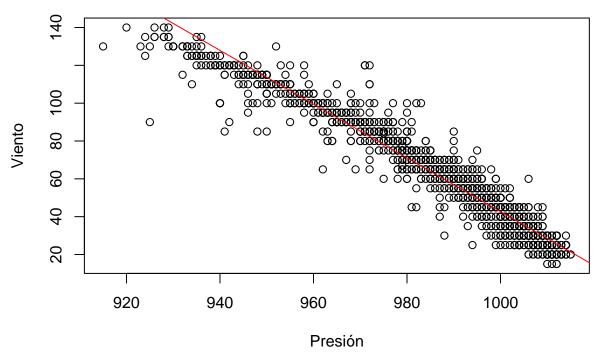
#6.4 Obtén la regresión lineal para 3 pares de variables a tu elección lm_model1 <- lm(Wind ~ Pressure, data = huracanes_pacifico) summary(lm_model1)

```
##
## Call:
## lm(formula = Wind ~ Pressure, data = huracanes_pacifico)
##
## Residuals:
##
       Min
                1Q
                   Median
                                ЗQ
                                       Max
##
  -59.240
           -3.250
                     0.167
                             3.171 37.541
##
## Coefficients:
                 Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
##
## (Intercept) 1463.55207
                             4.62354
                                       316.5
                                               <2e-16 ***
## Pressure
                 -1.42088
                             0.00466
                                     -304.9
                                               <2e-16 ***
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 5.644 on 4020 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.9586, Adjusted R-squared: 0.9586
## F-statistic: 9.299e+04 on 1 and 4020 DF, p-value: < 2.2e-16
lm_model2 <- lm(CO2 ~ Pressure, data = huracanes_pacifico)</pre>
summary(lm_model2)
```

Call:

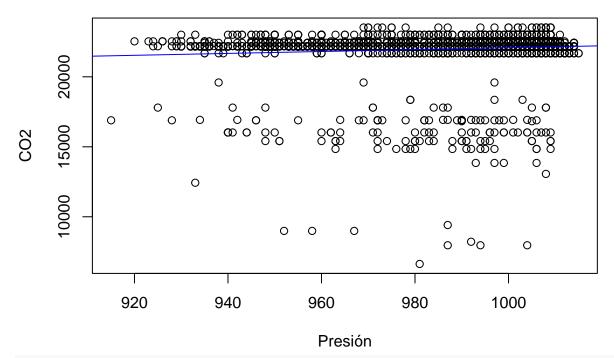
```
## lm(formula = CO2 ~ Pressure, data = huracanes_pacifico)
##
## Residuals:
##
                 1Q
                     Median
                                   3Q
       Min
                                           Max
## -15322.1
               46.8
                       161.1
                                392.3
                                        1653.3
##
## Coefficients:
##
               Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) 15283.577
                          1092.203 13.993 < 2e-16 ***
## Pressure
                  6.797
                             1.101 6.175 7.27e-10 ***
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 1333 on 4020 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.009396,
                                  Adjusted R-squared: 0.00915
## F-statistic: 38.13 on 1 and 4020 DF, p-value: 7.273e-10
lm_model3 <- lm(CO2 ~ Wind, data = huracanes_pacifico)</pre>
summary(lm_model3)
##
## Call:
## lm(formula = CO2 ~ Wind, data = huracanes_pacifico)
## Residuals:
##
       Min
                 1Q
                     Median
                                   3Q
                                           Max
## -15432.2
               55.6
                       172.7
                                393.7
                                        1637.2
##
## Coefficients:
##
                Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) 22237.1061
                            46.0396 483.00 < 2e-16 ***
## Wind
                 -3.9040
                            0.7595 -5.14 2.88e-07 ***
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 1335 on 4020 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.006529, Adjusted R-squared: 0.006282
## F-statistic: 26.42 on 1 and 4020 DF, p-value: 2.879e-07
# Gráfica 1: Wind ~ Pressure
plot(huracanes_pacifico$Pressure, huracanes_pacifico$Wind,
    main = "Regresión Lineal: Wind ~ Pressure",
    xlab = "Presión",
    ylab = "Viento")
abline(lm_model1, col = "red")
```

Regresión Lineal: Wind ~ Pressure



```
# Gráfica 2: CO2 ~ Pressure
plot(huracanes_pacifico$Pressure, huracanes_pacifico$CO2,
    main = "Regresión Lineal: CO2 ~ Pressure",
    xlab = "Presión",
    ylab = "CO2")
abline(lm_model2, col = "blue")
```

Regresión Lineal: CO2 ~ Pressure



```
# Gráfica 3: CO2 ~ Wind
plot(huracanes_pacifico$Wind, huracanes_pacifico$CO2,
    main = "Regresión Lineal: CO2 ~ Wind",
    xlab = "Viento",
    ylab = "CO2")
abline(lm_model3, col = "green")
```

Regresión Lineal: CO2 ~ Wind

