

Tipologia i cicle de vida de les dades

Pràctica 2. Neteja i anàlisi de dades

Solució

Aitor Ferrus Blasco [aferrus]
Alonso López i Vicente [alopezvic]

05/01/2021

Contents

1. Descripció del dataset.	2
2. Integració i selecció de les dades d'interès a analitzar.	2
3. Neteja de les dades	4
3.1. Les dades contenen zeros o elements buits? Com gestionaries aquests casos?	4
3.2. Identificació i tractament de valors extrems.	5
4. Anàlisi de les dades.	9
4.1. Selecció dels grups de dades.	9
4.2. Comprovació de la normalitat i homogeneïtat de la variància.	18
4.3. Aplicació de proves estadístiques.	20
5. Representació dels resultats.	21
6. Resolució del problema.	21
7. Codi.	21
8. Contribucions	21

1. Descripció del dataset.

Perquè és important i quina pregunta/problema pretén respondre?

Resposta

El dataset que hem escollit és *Rain in Australia* (<https://www.kaggle.com/jsphyg/weather-dataset-rattle-package>).

Conté 10 anys de dades d'observacions diàries del clima en diferents llocs d'Austràlia. Conté una variable objectiu (RainTomorrow) per predir el temps del dia següent. Si la variable és Yes indica que ha plogut el dia següent 1mm o més. Amb aquesta variable podem entrenar models per tal de predir si plourà el dia següent.

Les variables que inclou el dataset són les següents:

Variable	Descripció
Date	La data de l'observació
Location	El nom de la localització de l'estació meteorològica.
MinTemp	La temperatura mínima en graus Celsius
MaxTemp	La temperatura màxima en graus Celsius
Rainfall	La quantitat de pluja registrada durant el dia en mm
Evaporation	La denominada Class A pan evaporation (mm) durant 24 hores a les 9am
Sunshine	El nombre d'hores de sol durant el dia.
WindGustDir	La direcció de la ratxa de vent més forta en les 24 hores fins la mitjanit
WindGustSpeed	La velocitat (km/h) de la ratxa de vent més forta en les 24 hores fins a mitjanit
WindDir9am	Direcció del vent a les 9am
WindDir3pm	Direcció del vent a les 3pm
WindSpeed9am	Mitjana de la Velocitat del vent (km/hr) 10 minuts abans de les 9am
WindSpeed3pm	Mitjana de la Velocitat del vent (km/hr) 10 minuts abans de les 3pm
Humidity9am	Humitat (percentatge) a les 9am
Humidity3pm	Humitat (percentatge) a les 3pm
Pressure9am	Pressió atmosfèrica (hpa) reduïda al nivell mitjà del mar a les 9am
Pressure3pm	Pressió atmosfèrica (hpa) reduïda al nivell mitjà del mar a les 3pm
Cloud9am	Fracció del cel enfosquida pels núvols a les 9am. Es mesura en "oktas", els quals són una unitat de vuitens. Registre quants hi ha
Cloud3pm	Fracció del cel enfosquida pels núvols a les 3pm. Es mesura en "oktas", els quals són una unitat de vuitens. Registre quants hi ha
Temp9am	Temperatura (graus Celsius) a les 9am
Temp3pm	Temperatura (graus Celsius) a les 3pm
RainToday	Booleà: 1 si la precipitació (mm) en les 24 hores anteriors a les 9am és superior a 1mm, sinó 0
RainTomorrow	La quantitat de pluja al dia següent en mm. Utilitzada per crear la variable resposta RainTomorrow. Un tipus de mesura del "risc".

2. Integració i selecció de les dades d'interès a analitzar.

Resposta

Hem seleccionat les dades de Melbourne, ja que tenen poques NA. Creiem que l'anàlisi que es pot realitzar en aquesta localització és pot adaptar ràpidament a qualsevol de les altres estacions que inclou el dataset.

```
library(readr)
weatherAUS <- read_csv("../data/weatherAUS.csv",
  col_types = cols(Date = col_date(format = "%Y-%m-%d"),
    Evaporation = col_double(), Sunshine = col_double()))
```

```
weatherMelb <- weatherAUS[weatherAUS$Location == "Melbourne",]
summary(weatherMelb)
```

```
##      Date      Location      MinTemp      MaxTemp
## Min.   :2008-07-01 Length:3193 Min.    : 1.40 Min.    : 9.70
## 1st Qu.:2010-09-07 Class :character 1st Qu.: 8.70 1st Qu.:16.10
## Median :2013-01-13 Mode  :character Median :11.40 Median :19.50
## Mean   :2013-01-02 Mean   :11.78 Mean   :20.77
## 3rd Qu.:2015-04-19 3rd Qu.:14.60 3rd Qu.:24.20
## Max.   :2017-06-25 Max.   :28.60 Max.   :46.40
##                                     NA's   :480 NA's   :481
##      Rainfall      Evaporation      Sunshine      WindGustDir
## Min.    : 0.00 Min.    : 0.00 Min.    : 0.000 Length:3193
## 1st Qu.: 0.00 1st Qu.: 2.20 1st Qu.: 3.100 Class :character
## Median : 0.00 Median : 4.00 Median : 6.500 Mode  :character
## Mean    : 1.87 Mean    : 4.65 Mean    : 6.385
## 3rd Qu.: 1.20 3rd Qu.: 6.40 3rd Qu.: 9.600
## Max.    :82.20 Max.    :23.80 Max.    :13.900
## NA's    :758 NA's    :3 NA's    :1
## WindGustSpeed      WindDir9am      WindDir3pm      WindSpeed9am
## Min.    : 11.00 Length:3193 Length:3193 Min.    : 0.00
## 1st Qu.: 33.00 Class :character Class :character 1st Qu.:11.00
## Median : 43.00 Mode  :character Mode  :character Median :17.00
## Mean    : 45.61 Mean    :19.13
## 3rd Qu.: 56.00 3rd Qu.:26.00
## Max.    :122.00 Max.    :67.00
## NA's    :14 NA's    :2
## WindSpeed3pm      Humidity9am      Humidity3pm      Pressure9am
## Min.    : 0.0 Min.    :14.00 Min.    : 6.00 Min.    : 988.9
## 1st Qu.:15.0 1st Qu.: 58.00 1st Qu.: 41.00 1st Qu.:1012.6
## Median :20.0 Median : 68.00 Median : 51.00 Median :1017.9
## Mean    :22.1 Mean    : 67.55 Mean    : 51.18 Mean    :1017.6
## 3rd Qu.:28.0 3rd Qu.: 78.00 3rd Qu.: 61.00 3rd Qu.:1023.0
## Max.    :76.0 Max.    :100.00 Max.    :100.00 Max.    :1039.0
##                                     NA's   :482 NA's   :487 NA's   :480
## Pressure3pm      Cloud9am      Cloud3pm      Temp9am
## Min.    : 988.3 Min.    :0.000 Min.    :0.000 Min.    : 2.90
## 1st Qu.:1010.7 1st Qu.:3.000 1st Qu.:4.000 1st Qu.:11.28
## Median :1016.1 Median :7.000 Median :6.000 Median :14.10
## Mean    :1015.8 Mean    :5.314 Mean    :5.336 Mean    :14.60
## 3rd Qu.:1021.1 3rd Qu.:7.000 3rd Qu.:7.000 3rd Qu.:17.40
## Max.    :1035.8 Max.    :8.000 Max.    :8.000 Max.    :35.50
## NA's    :483 NA's    :1034 NA's    :1106 NA's    :481
## Temp3pm      RainToday      RainTomorrow
## Min.    : 7.20 Length:3193 Length:3193
## 1st Qu.:14.90 Class :character Class :character
## Median :18.20 Mode  :character Mode  :character
## Mean    :19.26
## 3rd Qu.:22.50
## Max.    :45.40
## NA's    :484
```

3. Neteja de les dades

3.1. Les dades contenen zeros o elements buits? Com gestionaries aquests casos?

Resposta

```
# Verifiquem si les dades no tenen valors nulls
sort(colMeans(is.na(weatherMelb)), decreasing = TRUE)
```

```
##      Cloud3pm      Cloud9am      Rainfall      RainToday      RainTomorrow
## 0.3463827122 0.3238333855 0.2373943000 0.2373943000 0.2373943000
##      Humidity3pm      Temp3pm      Pressure3pm      Humidity9am      MaxTemp
## 0.1525211400 0.1515815847 0.1512683996 0.1509552145 0.1506420294
##      Temp9am      MinTemp      Pressure9am      WindDir9am      WindGustDir
## 0.1506420294 0.1503288443 0.1503288443 0.0156592546 0.0043845913
## WindGustSpeed      WindDir3pm      Evaporation      WindSpeed9am      Sunshine
## 0.0043845913 0.0037582211 0.0009395553 0.0006263702 0.0003131851
##      Date      Location      WindSpeed3pm
## 0.0000000000 0.0000000000 0.0000000000
```

Les dades contenen elements buits en totes les columnes excepte Date i Location. Les columnes Cloud3pm , Cloud9am tenen mes de un 30% de valors nulls. Així que hem decidit que el nombre es molt gran i exclourem aquestes columnes del nostre dataset.

```
# Eliminem les Columnes Cloud3pm i Cloud9am
weatherMelb <- subset( weatherMelb, select = -c(Cloud3pm, Cloud9am ) )
```

```
# Imputem valors, utilitzem package VIM i funció kNN.
library(VIM)
```

```
## Loading required package: colorspace
## Loading required package: grid
## VIM is ready to use.
## Suggestions and bug-reports can be submitted at: https://github.com/statistikat/VIM/issues
##
## Attaching package: 'VIM'
## The following object is masked from 'package:datasets':
##
##      sleep
weatherMelb_complet <- kNN(weatherMelb)
weatherMelb <- weatherMelb_complet[0:21]
```

Hem utilitzat kNN per a imputar els valors perduts així que les nostres dades no deuriem de tenir cap valor null. Ho confirmem:

```
# Verifiquem que les dades no tenen valors nulls
sort(colMeans(is.na(weatherMelb)), decreasing = TRUE)
```

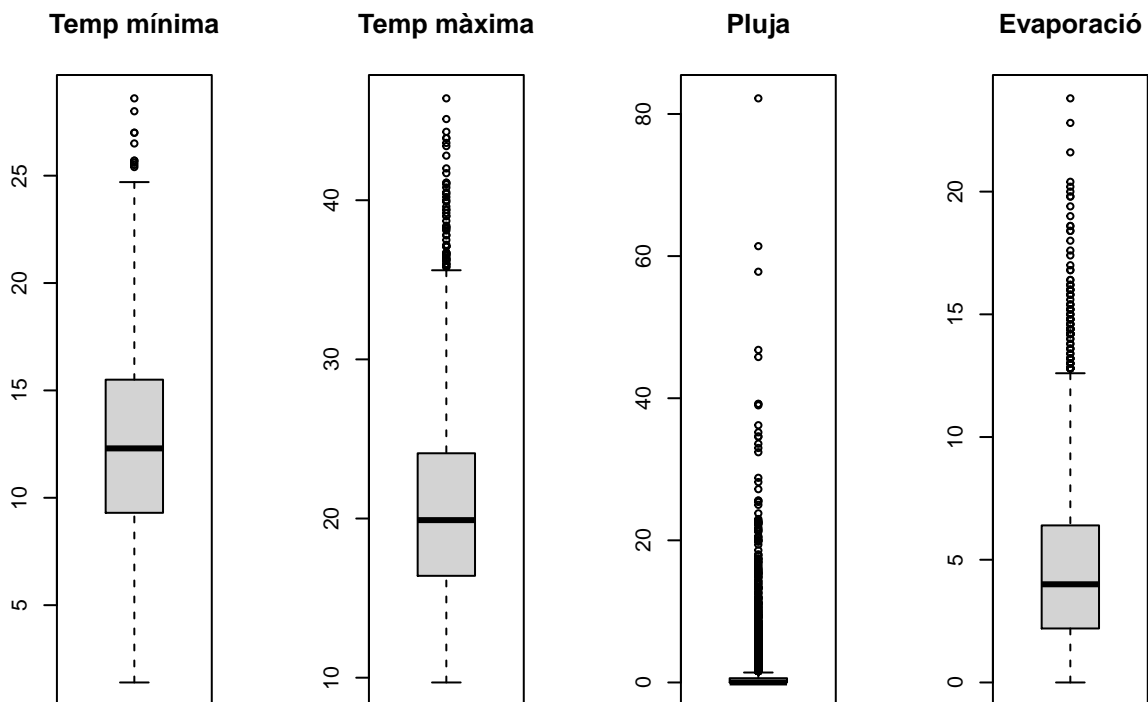
```
##      Date      Location      MinTemp      MaxTemp      Rainfall
##      0          0          0          0          0
##      Evaporation      Sunshine      WindGustDir      WindGustSpeed      WindDir9am
##      0          0          0          0          0
##      WindDir3pm      WindSpeed9am      WindSpeed3pm      Humidity9am      Humidity3pm
##      0          0          0          0          0
##      Pressure9am      Pressure3pm      Temp9am      Temp3pm      RainToday
```

```
##           0           0           0           0           0
## RainTomorrow
##           0
```

3.2. Identificació i tractament de valors extrems.

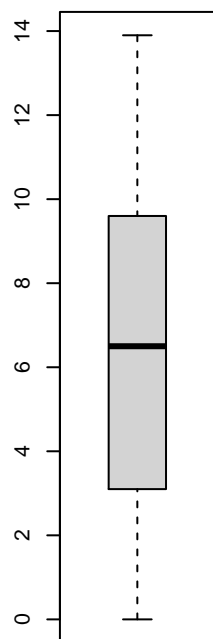
Resposta

```
par(mfrow=c(1,4))
boxplot(weatherMelb$MinTemp, na.rm=TRUE, main="Temp mínima")
boxplot(weatherMelb$MaxTemp, na.rm=TRUE, main="Temp màxima")
boxplot(weatherMelb$Rainfall, na.rm=TRUE, main="Pluja")
boxplot(weatherMelb$Evaporation, na.rm=TRUE, main="Evaporació")
```

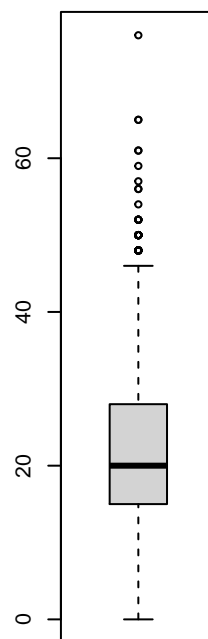
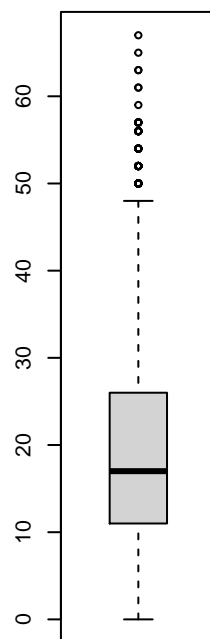
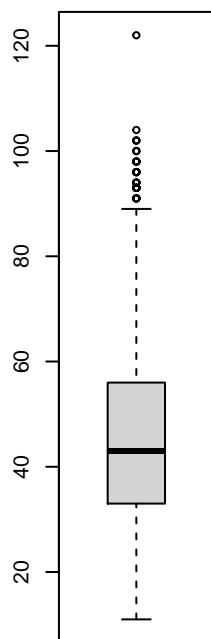


```
par(mfrow=c(1,4))
boxplot(weatherMelb$Sunshine, na.rm=TRUE, main="Hores de sol")
boxplot(weatherMelb$WindGustSpeed, na.rm=TRUE, main="Ratxa de vent més forta")
boxplot(weatherMelb$WindSpeed9am, na.rm=TRUE, main="Vel. vent 10min abans 9am")
boxplot(weatherMelb$WindSpeed3pm, na.rm=TRUE, main="Vel. vent 10min abans 3pm")
```

Hores de sol

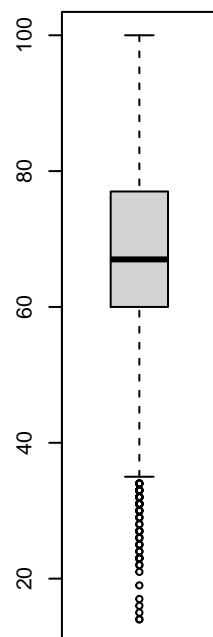


Ratxa de vent més forta Vel. vent 10min abans 9 Vel. vent 10min abans 3

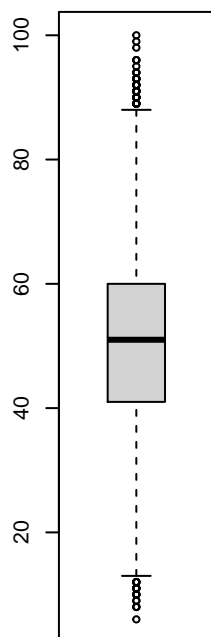


```
par(mfrow=c(1,4))
boxplot(weatherMelb$Humidity9am, na.rm=TRUE, main="Humitat % a les 9am")
boxplot(weatherMelb$Humidity3pm, na.rm=TRUE, main="Humitat % a les 3pm")
boxplot(weatherMelb$Pressure9am, na.rm=TRUE, main=" Pres. atmos. a les 9am")
boxplot(weatherMelb$Pressure3pm, na.rm=TRUE, main=" Pres. atmos. a les 3pm")
```

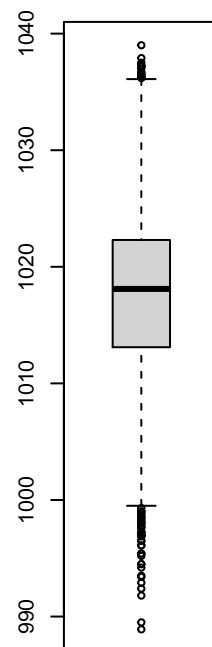
Humitat % a les 9am



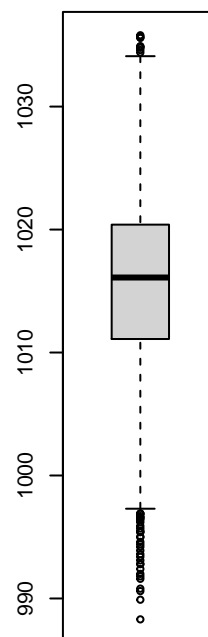
Humitat % a les 3pm



Pres. atmos. a les 9am

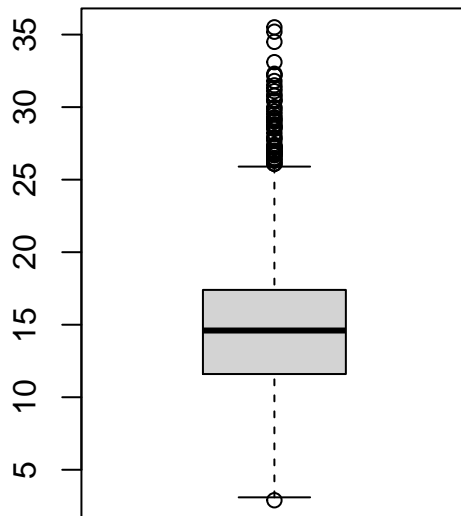


Pres. atmos. a les 3pm

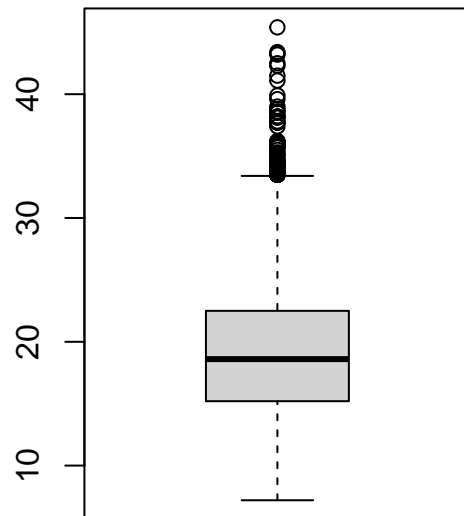


```
par(mfrow=c(1,2))
boxplot(weatherMelb$Temp9am, na.rm=TRUE, main="Temperatura a les 9am")
boxplot(weatherMelb$Temp3pm, na.rm=TRUE, main="Temperatura a les 3pm")
```

Temperatura a les 9am



Temperatura a les 3pm



Correcció valors atípics de les columnes MinTemp, MaxTemp , Temp9am i Temp3pm: Les temperatures màximes d'Austràlia en Melbourne, rarament passen de 30 graus Celsius i les temperatures mínimes rarament passen de 20 graus Celsius. Per aquesta raó hem decidit corregir els valors atípics de les columnes MinTemp, MaxTemp , Temp9am i Temp3pm.

També corregim els valors atípics de la columna Evaporation. Al cap de l'any Australia té una mitja de 1200 mm així que si dividim entre 365 ens ix a 3.2.. Els nombres solen ser majors en estiu i primavera i menors en la tardor i l'hivern. Així que observant el boxplot les dades superiors al 12mm semblen ser dades errònies i per tant les hem de corregir.

Pel que fa a les variables WindGustSpeed, WindSpeed9am i WindSpeed3pm. És veritat que podem observar certs outliers però, no crec que siguin dades errònies. Australia és un país que sofreix de tornados cada any sobretot en les àrees amb gran població com Melbourne així que entenc que aquestes dades foren extretes durant eixos dies puntuals.

Pel que fa a les variables Humidity9am i Humidity3pm. És veritat que podem observar certs outliers, però, després d'investigar semblen dades que es poden donar Australia i en cap moment són dades errònies.

Pel que fa a les variables Pressure9am i Pressure3pm. Com anteriorment, no tinc evidències de què aquest outliers siguin dades errònies per tant crec que no faria falta tractar-les.

```
# Apliquem una simple funció per a substituir tots els valors superiors per NA
# MinTemp, MaxTemp , Temp9am i Temp3pm.
weatherMelb$MinTemp <- sapply(weatherMelb$MinTemp, function(x) ifelse(x>25, NA, x))
weatherMelb$MaxTemp <- sapply(weatherMelb$MaxTemp, function(x) ifelse(x>35, NA, x))
weatherMelb$Temp9am <- sapply(weatherMelb$Temp9am, function(x) ifelse(x>25, NA, x))
weatherMelb$Temp3pm <- sapply(weatherMelb$Temp3pm, function(x) ifelse(x>32, NA, x))

# Evaporation
```



```

weatherMelb$Evaporation <- sapply(weatherMelb$Evaporation, function(x) ifelse(x>12, NA, x))

# Verifiquem percentaje de valors nulls despres de tractar els outliers
sort(colMeans(is.na(weatherMelb)), decreasing = TRUE)

##      Evaporation      Temp3pm      Temp9am      MaxTemp      MinTemp
## 0.036329471 0.031318509 0.027247103 0.023802067 0.003131851
##      Date      Location      Rainfall      Sunshine      WindGustDir
## 0.000000000 0.000000000 0.000000000 0.000000000 0.000000000
## WindGustSpeed WindDir9am WindDir3pm WindSpeed9am WindSpeed3pm
## 0.000000000 0.000000000 0.000000000 0.000000000 0.000000000
## Humidity9am Humidity3pm Pressure9am Pressure3pm RainToday
## 0.000000000 0.000000000 0.000000000 0.000000000 0.000000000
## RainTomorrow
## 0.000000000

# Imputem valors, utilitzem package VIM i funció kNN.
library(VIM)
weatherMelb_complet <- kNN(weatherMelb)
weatherMelb <- weatherMelb_complet[0:21]
weatherMelb_complet <- weatherMelb_complet[0:21]

```

4. Anàlisi de les dades.

4.1. Selecció dels grups de dades.

Selecció dels grups de dades que es volen analitzar/comparar (planificació dels anàlisis a aplicar).

Resposta

Pendent. Cal establir quines dades utilitzarem per predir la pluja. Cerquem si una (o més) variables ens serveixen per contruir un model que predigui la pluja al dia següent. L'objectiu és determinar si hi ha una relació entre les variables.

```

# Creació variable Month
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

weatherMelb <- weatherMelb %>% mutate(Month = Date)
weatherMelb$Month<- months(weatherMelb$Month)

#fifaNet <- fifaNet %>% mutate(Age_Int = case_when(Age<=20 ~ "Junior",
#          Age>=21 & Age<=27 ~ "Middle",
#          Age>=28 ~ "Senior",))

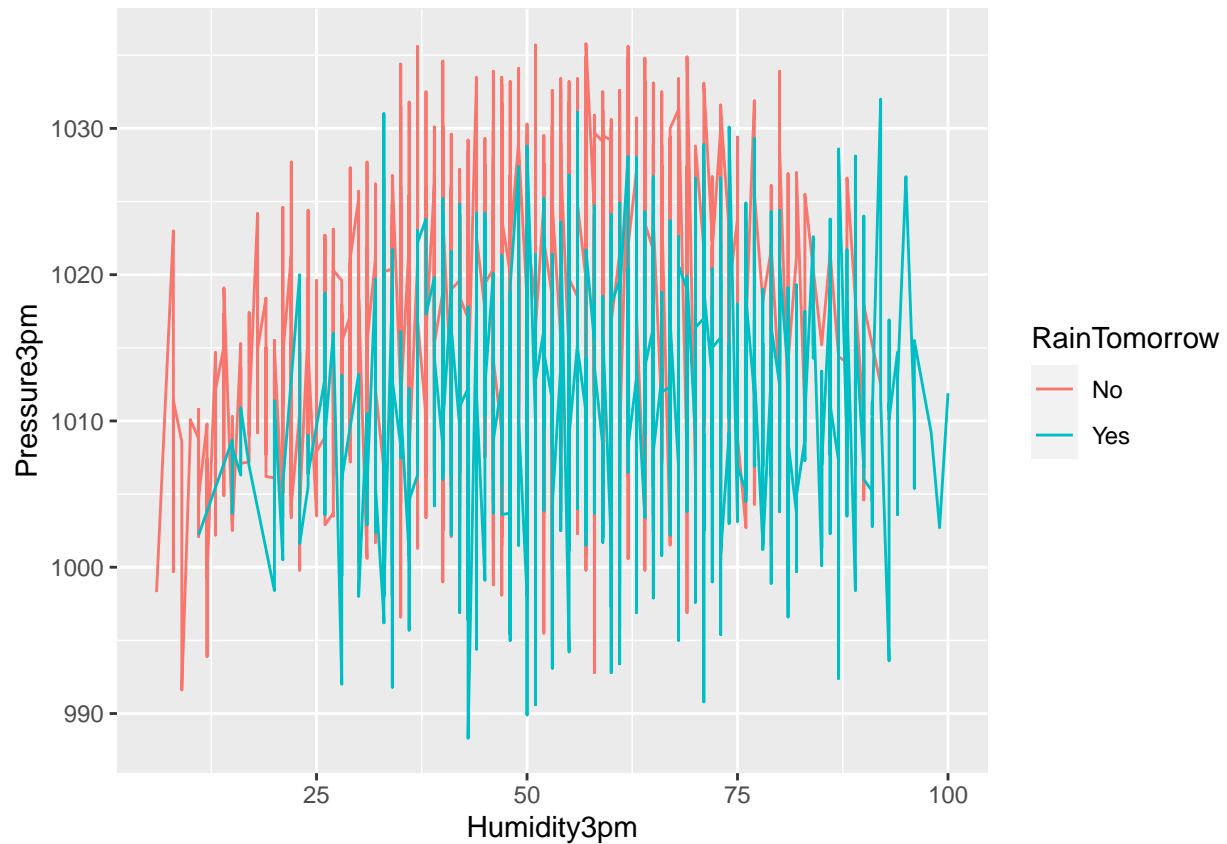
```

```
# Creacio variable mesos
col <- c(6,7,12,13,14,15,16,17,21,22)
weatherMelb <- weatherMelb[col]
```

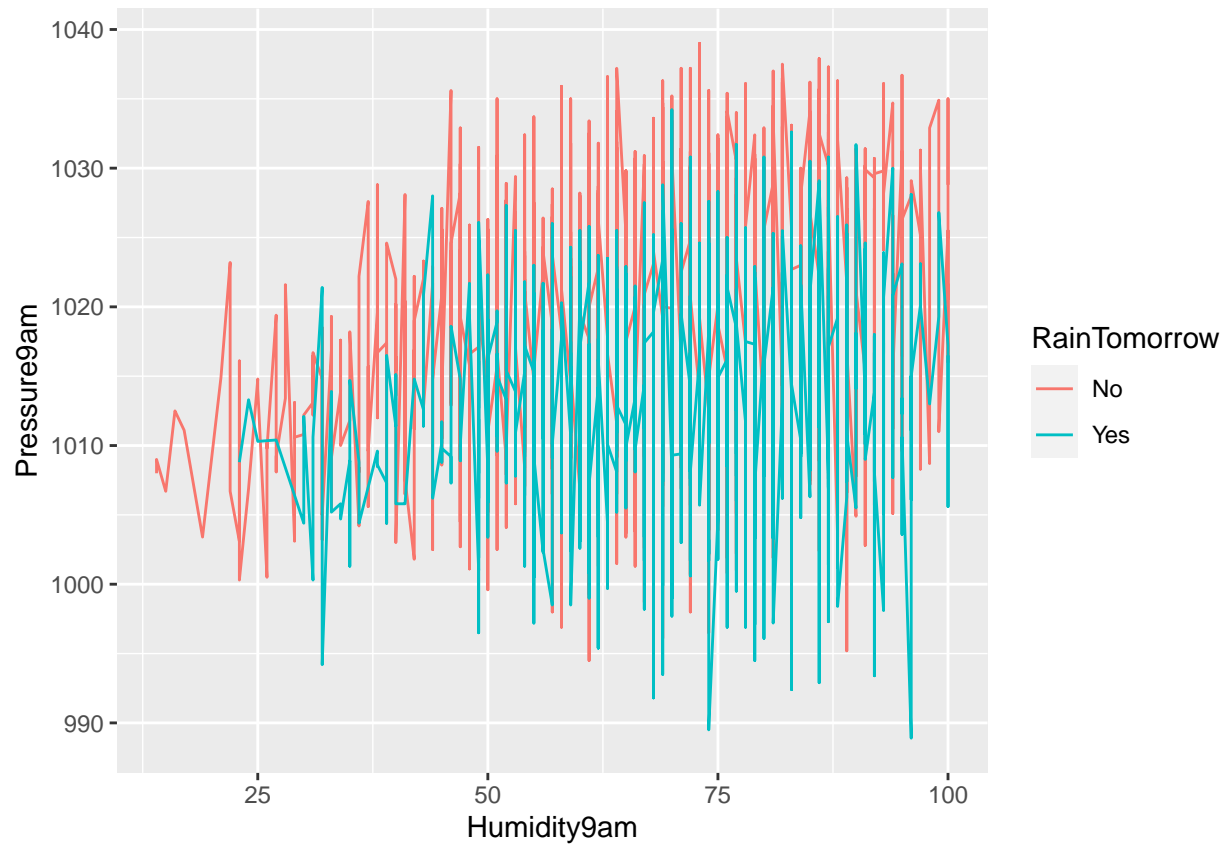
Hem seleccionat les següents variables: 1. Humidity 2. Presure 3. WindSpeed 4. Evaporation 5. Sunshine 6. Month

```
# Podem veure com afecten Humidity + Presure amb la probabilitat de pluja
```

```
library(ggplot2)
ggplot(weatherMelb, mapping = aes(x = Humidity3pm , y = Pressure3pm, color = RainTomorrow) ) + geom_line()
```

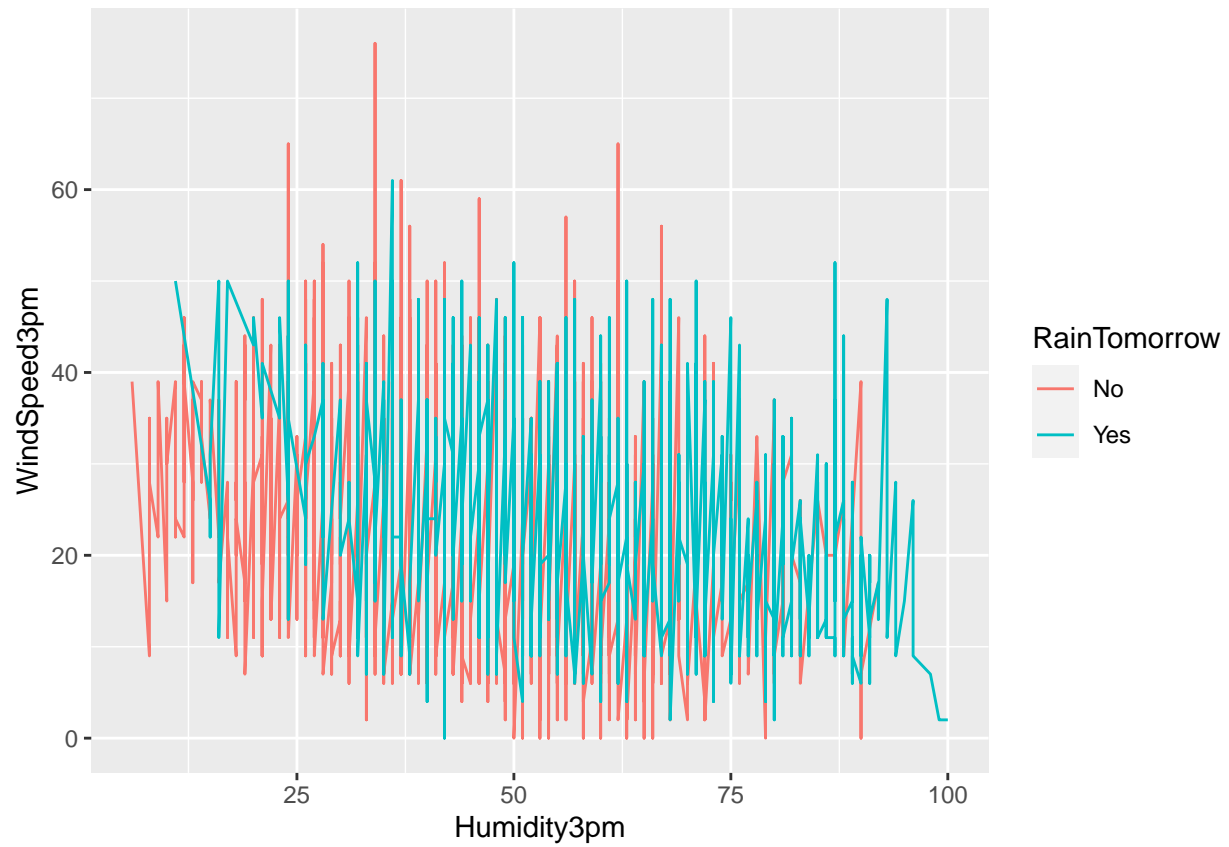


```
ggplot(weatherMelb, mapping = aes(x = Humidity9am , y = Pressure9am, color = RainTomorrow) ) + geom_line()
```

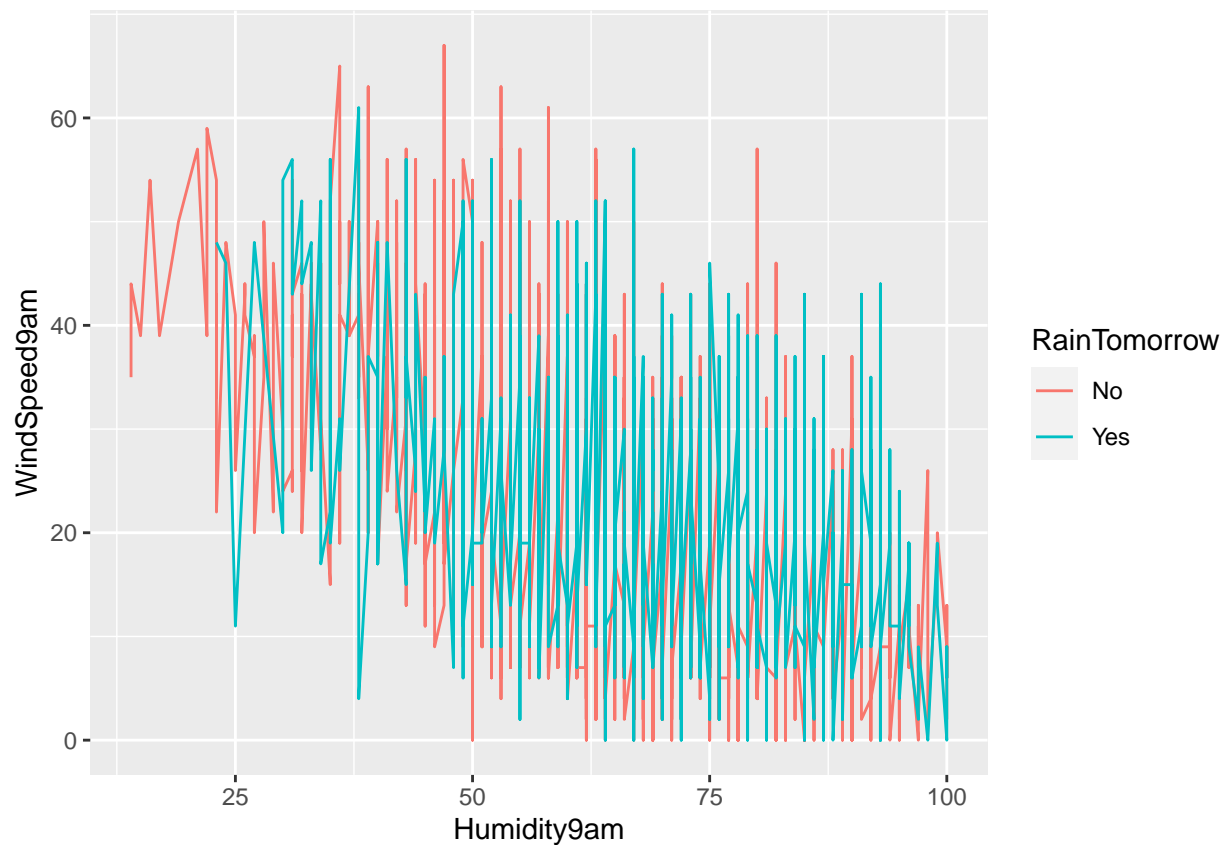


Si la pressió es baixa i la humitat és alta, és un fet clar que una massa d'aire humida s'acosta i pot estar associada a un front de pluges. Observant els gràfics podem assumir que el que hem dit abans és correcte.

```
# Podem veure com afecten Humidity + WindSpeed amb la probabilitat de pluja
ggplot(weatherMelb, mapping = aes(x = Humidity3pm, y = WindSpeed3pm, color = RainTomorrow)) + geom_line()
```

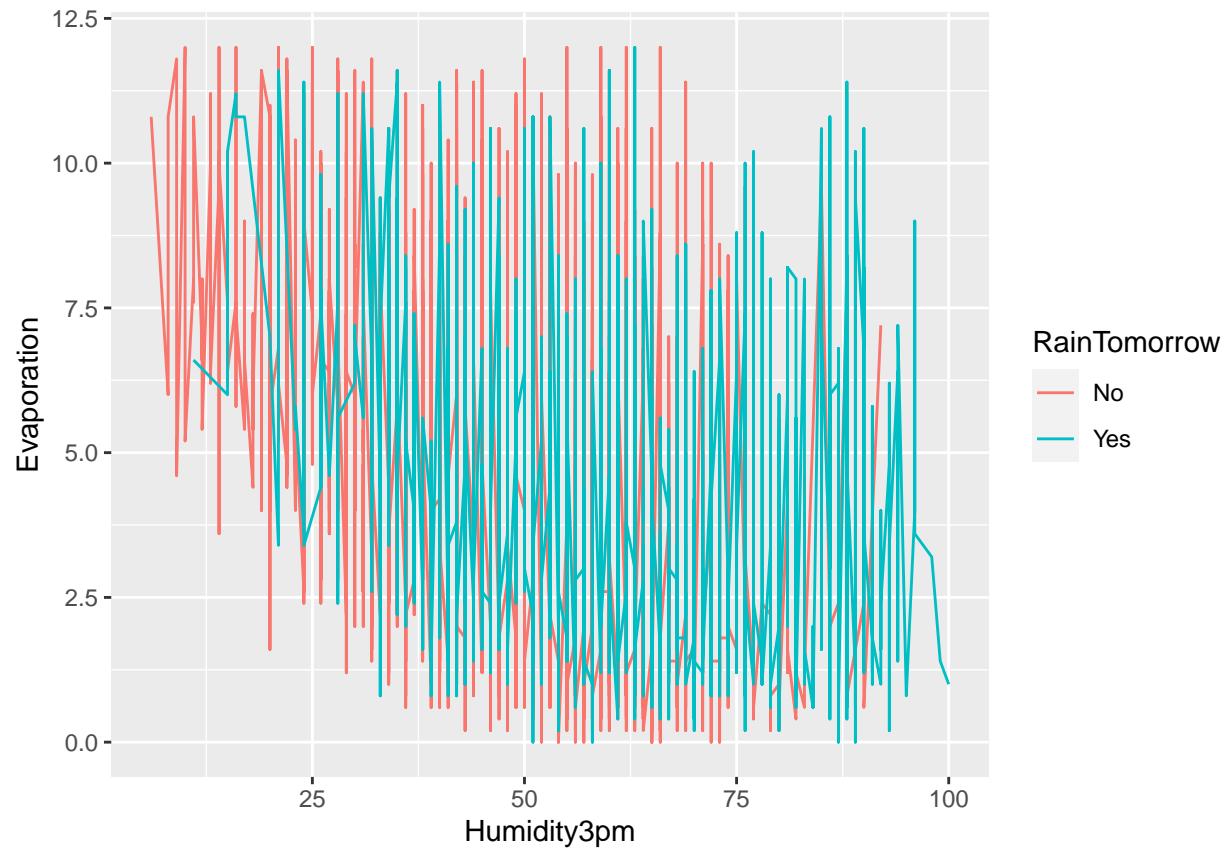


```
ggplot(weatherMelb, mapping = aes(x = Humidity9am , y = WindSpeed9am, color = RainTomorrow) ) + geom_line()
```

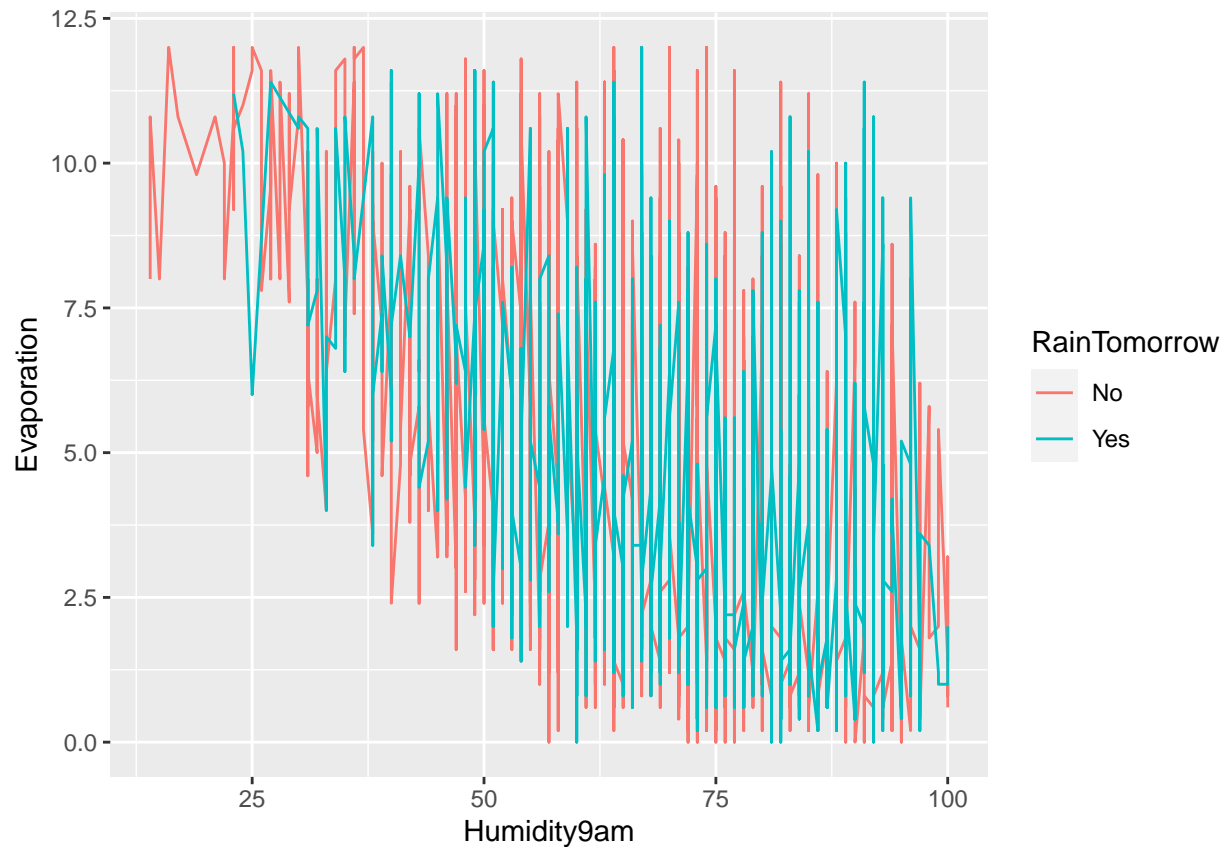


Un altre factor important és el vent, ja que l'aire fred no saturat absorbeix la humitat amb molta eficàcia. Als gràfics mostrats prèviament, podem veure una tendència en la qual velocitats de vent petites amb mesures d'humitats petites donen lloc a la no pluja a l'endemà mentre que com més incrementem aquestes dues variables la probabilitat de pluja sembla augmentar considerablement.

```
# Podem veure com afecten Humidity + Evaporation amb la probabilitat de pluja
ggplot(weatherMelb, mapping = aes(x = Humidity3pm , y = Evaporation, color = RainTomorrow) ) + geom_line()
```

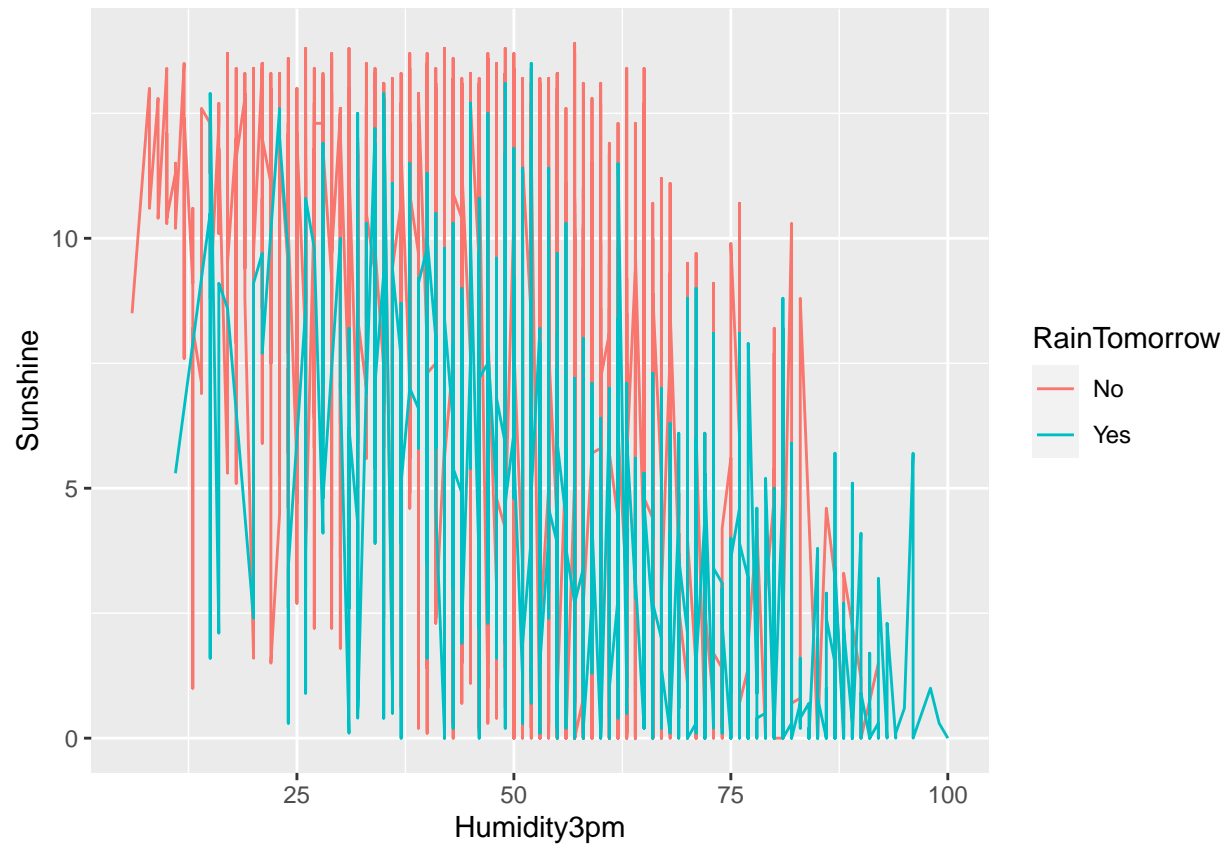


```
ggplot(weatherMelb, mapping = aes(x = Humidity9am , y = Evaporation, color = RainTomorrow) ) + geom_line()
```

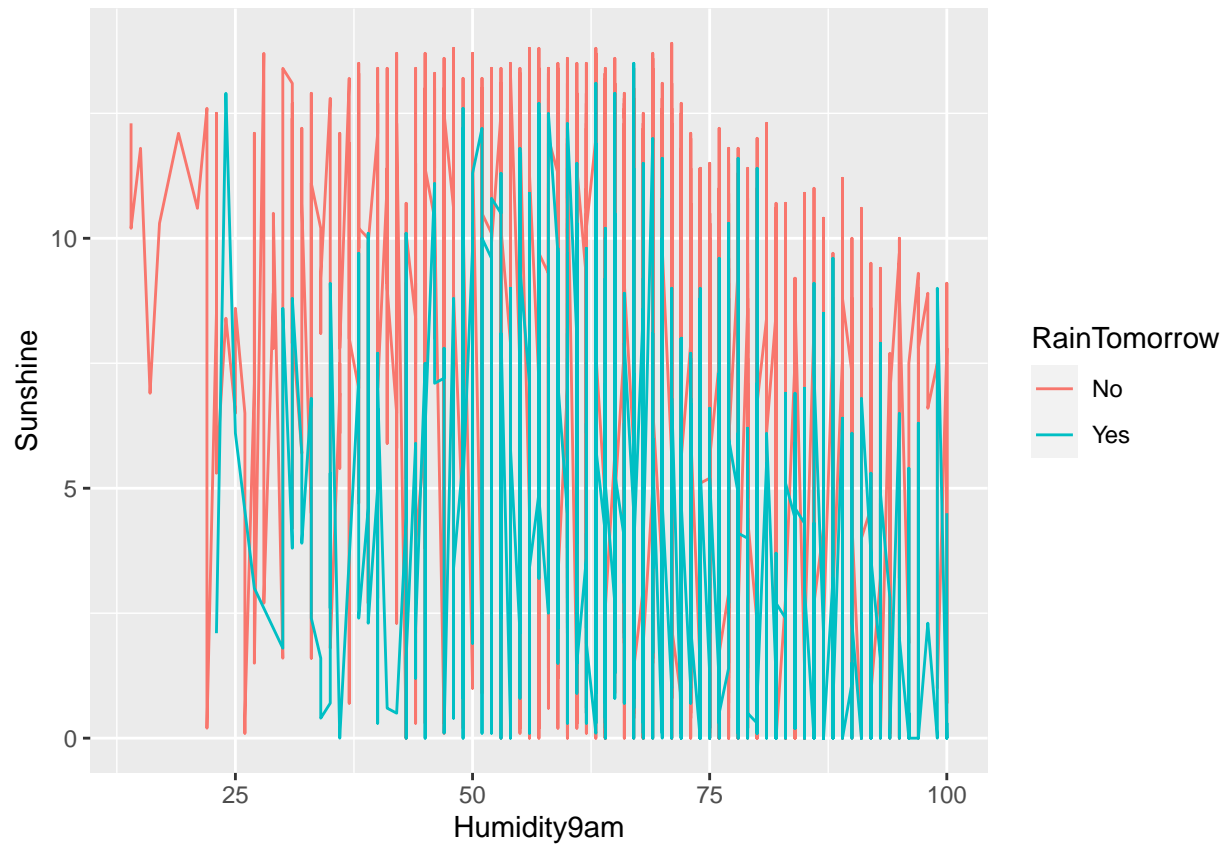


Quan la massa d'aire no està saturada (humitat relativa del 100%) la quantitat d'aigua evaporada es compensa amb una quantitat d'aigua igual condensada. En les nostres dades desafortunadament no tenim la humitat relativa i per tant no podem fer una comparació correcta. A més si observem la gràfica no hi ha cap relació entre la Evaporació i humitat que provoqui l'augment de les probabilitats de pluja a l'endemà tan sols podem observar que a més humitat registrada les probabilitats augmenten.

```
# Podem veure com afecten Humidity + Sunshine amb la probabilitat de pluja
ggplot(weatherMelb, mapping = aes(x = Humidity3pm , y = Sunshine, color = RainTomorrow) ) + geom_line()
```

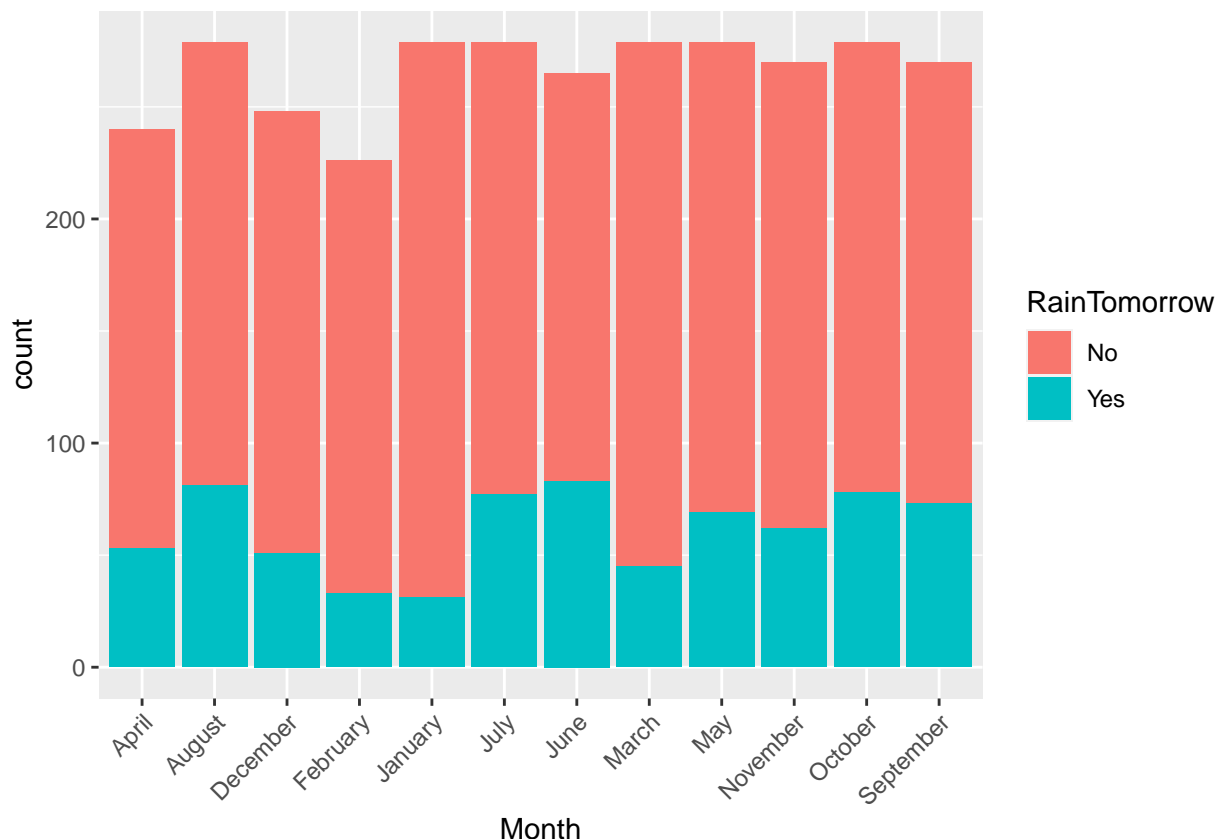


```
ggplot(weatherMelb, mapping = aes(x = Humidity9am , y = Sunshine, color = RainTomorrow) ) + geom_line()
```

En aquest grafic podem observar que a menys hores de sol i més humitat, les probabilitats de pluja al sandema augmenten, mentre que a més hores de sol i menys humitat es probabilitats de pluja al sandema disminueixen.

```
p <- ggplot(data=weatherMelb,aes(x=Month,fill=RainTomorrow))+geom_bar()
p + theme(axis.text.x = element_text(angle = 45, hjust = 1))
```



Amb el gràfic anterior podem concloure que en Melbourne no hi ha uns mesos específics de pluja, sembla que les precipitacions són similars al llarg de l'any durant els diferents mesos.

4.2. Comprovació de la normalitat i homogeneïtat de la variància.

Resposta

Utilitzem el test de Shapiro-Wilk per comprovar la normalitat. Si el pvalor és inferior a 0.05, el nivell de significació, podem rebutjar la hipòtesi nul · la i concloure que les dades no tenen una distribució normal. En cas contrari, si el pvalor és major que 0.05 podem concloure que les dades segueixen una distribució normal.

```
# Utilitzem el test de Shapiro-Wilk per comprovar la normalitat de totes les variables quantitatives
shapiro.test(weatherMelb_complet$MinTemp)
```

```
##
##  Shapiro-Wilk normality test
##
## data:  weatherMelb_complet$MinTemp
## W = 0.99356, p-value = 1.061e-10

shapiro.test(weatherMelb_complet$MaxTemp)
```

```
##
##  Shapiro-Wilk normality test
##
## data:  weatherMelb_complet$MaxTemp
## W = 0.95622, p-value < 2.2e-16
```

```

shapiro.test(weatherMelb_complet$Rainfall)

##
##  Shapiro-Wilk normality test
##
## data:  weatherMelb_complet$Rainfall
## W = 0.36727, p-value < 2.2e-16

shapiro.test(weatherMelb_complet$Evaporation)

##
##  Shapiro-Wilk normality test
##
## data:  weatherMelb_complet$Evaporation
## W = 0.95253, p-value < 2.2e-16

shapiro.test(weatherMelb_complet$Sunshine)

##
##  Shapiro-Wilk normality test
##
## data:  weatherMelb_complet$Sunshine
## W = 0.95924, p-value < 2.2e-16

shapiro.test(weatherMelb_complet$WindGustSpeed)

##
##  Shapiro-Wilk normality test
##
## data:  weatherMelb_complet$WindGustSpeed
## W = 0.9667, p-value < 2.2e-16

shapiro.test(weatherMelb_complet$WindSpeed9am)

##
##  Shapiro-Wilk normality test
##
## data:  weatherMelb_complet$WindSpeed9am
## W = 0.93527, p-value < 2.2e-16

shapiro.test(weatherMelb_complet$WindSpeed3pm)

##
##  Shapiro-Wilk normality test
##
## data:  weatherMelb_complet$WindSpeed3pm
## W = 0.97805, p-value < 2.2e-16

shapiro.test(weatherMelb_complet$Humidity9am)

##
##  Shapiro-Wilk normality test
##
## data:  weatherMelb_complet$Humidity9am
## W = 0.98611, p-value < 2.2e-16

shapiro.test(weatherMelb_complet$Humidity3pm)

##

```

```
## Shapiro-Wilk normality test
##
## data: weatherMelb_complet$Humidity3pm
## W = 0.99309, p-value = 3.151e-11
```

```
shapiro.test(weatherMelb_complet$Pressure9am)
```

```
##
## Shapiro-Wilk normality test
##
## data: weatherMelb_complet$Pressure9am
## W = 0.9946, p-value = 1.843e-09
```

```
shapiro.test(weatherMelb_complet$Pressure3pm)
```

```
##
## Shapiro-Wilk normality test
##
## data: weatherMelb_complet$Pressure3pm
## W = 0.99645, p-value = 7.431e-07
```

```
shapiro.test(weatherMelb_complet$Temp9am)
```

```
##
## Shapiro-Wilk normality test
##
## data: weatherMelb_complet$Temp9am
## W = 0.99434, p-value = 8.793e-10
```

```
shapiro.test(weatherMelb_complet$Temp3pm)
```

```
##
## Shapiro-Wilk normality test
##
## data: weatherMelb_complet$Temp3pm
## W = 0.96944, p-value < 2.2e-16
```

Cap de les variables segueix una distribució normal. El pvalor calculat és inferior a 0.05, el nivell de significació, així que podem rebutjar la hipòtesi nul·la i concloure que les dades no tenen una distribució normal.

Per comprovar la homoscedasticitat, és a dir, la igualtat de variàncies, podem utilitzar el test de Levene si les dades segueixen una distribució normal, o el de Fligner-Killen si les dades no segueixen una distribució normal.

```
# Utilitzem Fligner-Killen perquè les dades no són normals.
fligner.test(Rainfall ~ WindSpeed9am, data = weatherMelb_complet)
```

```
##
## Fligner-Killeen test of homogeneity of variances
##
## data: Rainfall by WindSpeed9am
## Fligner-Killeen:med chi-squared = 106.03, df = 36, p-value = 7.973e-09
```

4.3. Aplicació de proves estadístiques.

Per comparar els grups de dades. En funció de les dades i de l'objectiu de l'estudi, aplicar proves de contrast d'hipòtesis, correlacions, regressions, etc. Aplicar almenys tres mètodes d'anàlisi diferents.

Resposta

5. Representació dels resultats.

A partir de taules i gràfiques.

Resposta

6. Resolució del problema.

A partir dels resultats obtinguts, quines són les conclusions? Els resultats permeten respondre al problema?

Resposta

7. Codi.

Cal adjuntar el codi, preferiblement en R, amb el que s'ha realitzat la neteja, anàlisi i representació de les dades. Si ho preferiu, també podeu treballar en Python.

Resposta

8. Contribucions

Contribucions	Firma
Investigació prèvia	Aitor Ferrus Blasco, Alonso López i Vicente
Redacció de les respostes	Aitor Ferrus Blasco, Alonso López i Vicente
Desenvolupament codi	Aitor Ferrus Blasco, Alonso López i Vicente