

Ciencias de la Computación 2022-01

Administración de la Información

TA1

Integrantes:

Salinas Roca, Antonio - U201924931 Guillén Rojas, Daniel Carlos - U201920113 Wu Pan, Tito Peng - U201921200

Profesora:

Reyes Silva, Patricia Daniela

Lima, 2022

Índice

1.	Caso de análisis	2
2.	Conjunto de datos (data set)	2
3.	Análisis exploratorio de los datos	3
4.	Conclusiones preliminares	8
5.	Bibliografía	.15

1. Caso de análisis

Los datos utilizados en este proyecto fueron extraídos del artículo *Hotel booking demand datasets* desarrollado por Nuno Antonio, Anade Almeida y Luis Nunes, publicado el 2018 por la línea editorial Elsevier, una empresa mundialmente reconocida, dirigida a la literatura científica, ubicada en Ámsterdam.

En este artículo se describen dos grupos de datos de demanda hotelera, un hotel resort y uno urbano. Debido a que se tratarán con datos reales, se eliminaron datos que vulneren la privacidad de los establecimientos y sus clientes. Debido a no contar con datos comerciales reales, no pueden ser tratados con fines científicos o educativos. Sin embargo, sí pueden usarse con fines educativos en la gestión de ingresos, la minería de datos o el aprendizaje autónomo, así como en otros campos.

2. Conjunto de datos (data set)

Los datos se organizan en 31 variables que describen 40 060 observaciones del hotel resort y 79 330 del hotel urbano, los datos son provenientes de las reservas de ambos hoteles entre el 1 de julio de 2015 y el 31 de agosto de 2017, incluyendo reservas efectuadas y canceladas.

3. Análisis exploratorio de datos

Cargar datos:

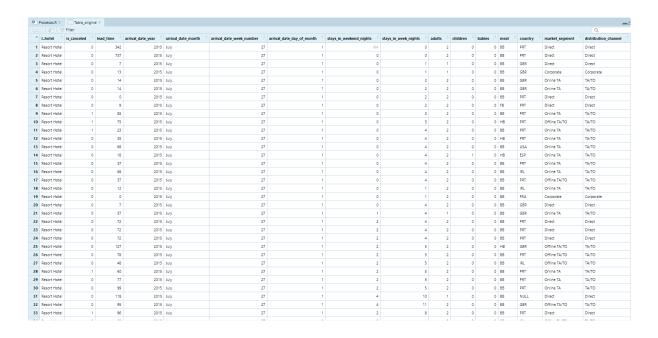
Usamos la función read.csv para leer los datos y cargarlos en dos tablas, una tabla con los archivos por defecto y otra que contará con los datos a los cuales modificaremos para hacer una comparación al final.

Inspeccionar datos:

Veremos la tabla, la cantidad de objetos y variables que contiene.

```
#INSPECCIONAR DATOS
#-----
View(Tabla_original)
```

O Tabla_modificada 119390 obs. of 32 variables O Tabla_original 119390 obs. of 32 variables	Data			
① Tabla_original 119390 obs. of 32 variables	○ Tabla_modificada	119390 obs. of 32 variables		
	Tabla_original	119390 obs. of 32 variables		



Preprocesar datos:

Para preprocesar los datos aplicamos métodos para reemplazar los datos NA y los datos atípicos existentes en el dataset.

Primero aplicaremos el método de reemplazo de los valores que no contengan valores (NA) por la media poblacional para las columnas que contuviesen datos numéricos.

```
VERIFICAR VALORES NA
                 verificar_NA <- function(df){
                   for (variable in names(df)) {
                     print(variable)
                     var <- is.na(df[,c(variable)])</pre>
                     print(table(var))
                   }
                 }
    REEMPLAZAR VALORES NA X MEDIA POBLACIONAL
Reemplazar_NA <- function(columna){</pre>
  colum <- Tabla_modificada[,c(columna)]</pre>
  Tabla_modificada[,c(columna)][colum == 0] <- NA
  temp.mean <- ifelse(is.na(colum), mean(colum, na.rm = TRUE), colum)
  temp.mean <- round(temp.mean, digits = 0)
  return(temp.mean)
Veremos los valores NA.
```

VER DATOS NA

verificar_NA(Tabla_modificada)

```
Console Terminal × Jobs ×
R 3.6.3 · ~/Rstudio/ea-2021-1-cc51/ ∅
> verificar_NA(Tabla_modificada)
[1] "ï..hotel"
var
FALSE
119390
[1] "is_canceled"
var
FALSE
119390
[1] "lead_time"
var
        TRUE
FALSE
119369
          21
[1] "arrival_date_year"
var
         TRUE
FALSE
119384
          6
[1] "arrival_date_month"
var
FALSE
119390
[1] "arrival_date_week_number"
var
        TRUE
FALSE
        25
119365
[1] "arrival_date_day_of_month"
var
FALSE TRUE
119383 7
[1] "stays_in_weekend_nights"
var
FALSE TRUE
119365 25
[1] "stays_in_week_nights"
var
FALSE TRUE
119378 12
[1] "adults"
var
FALSE TRUE
119378 12
[1] "children"
var
        TRUE
4
FALSE
119386
[1] "babies"
var
rALSE TRUE
119358 32
[1] "meal"
var
var
FALSE
119390
[1] "country"
var
FALSE
119390
[1] "market segment"
```

Modificamos los datos NA de la tabla en modificación.

```
CAMBIAR NA
      stays_in_weekend_nights
Tabla_modificada$stays_in_weekend_nights.mean <- Reemplazar_NA("stays_in_weekend_nights")
Tabla_modificada$stays_in_weekend_nights <- NULL
names(Tabla_modificada)[32] <- "stays_in_weekend_nights"
     lead_time
Tabla_modificada$lead_time.mean <- Reemplazar_NA("lead_time")
Tabla_modificada$lead_time <- NULL
names(Tabla_modificada)[32] <- "lead_time"
      arrival_date_year
Tabla_modificada$arrival_date_year.mean <- Reemplazar_NA("arrival_date_year")
Tabla_modificada$arrival_date_year <- NULL names(Tabla_modificada)[32] <- "arrival_date_year"
      arrival date week number
Tabla_modificada$arrival_date_week_number.mean <- Reemplazar_NA("arrival_date_week_number")
Tabla_modificada$arrival_date_week_number <- NULL
names(Tabla_modificada)[32] <- "arrival_date_week_number"
# stays_in_week_nights
Tabla_modificada$stays_in_week_nights.mean <- Reemplazar_NA("stays_in_week_nights")</pre>
Tabla_modificada$stays_in_week_nights <- NULL
names(Tabla_modificada)[32] <- "stays_in_week_nights"
      adults
Tabla_modificada$adults.mean <- Reemplazar_NA("adults")
Tabla_modificada$adults <- NULL
names(Tabla_modificada)[32] <- "adults"
     children
Tabla_modificada$children.mean <- Reemplazar_NA("children")
Tabla_modificada$children <- NULL
names(Tabla_modificada)[32] <- "children"
Tabla_modificada$babies.mean <- Reemplazar_NA("babies")
Tabla_modificada$babies <- NULL
names(Tabla_modificada)[32] <- "babies"
    | days_in_waiting_list
Tabla_modificada$days_in_waiting_list.mean <- Reemplazar_NA("days_in_waiting_list")
Tabla_modificada$days_in_waiting_list <- NULL
names(Tabla_modificada)[32] <- "days_in_waiting_list"
        arrival_date_day_of_month
Tabla_modificada$arriva1_date_day_of_month.mean <- Reemplazar_NA("arriva1_date_day_of_month")
Tabla_modificada$arrival_date_day_of_month <- NULL
names(Tabla_modificada)[32] <- "arrival_date_day_of_month"
```

Ahora modificaremos los valores atípicos que encontramos.

Creamos una función para verificar si la columna contiene valores atípicos.

Creamos una función para modificar los valores atípicos.

Por último, guardamos la data corregida.

```
# GUADAMOS DATOS PROCESADOS:
#-----
write.csv(Tabla_modificada,"hotel_bookings_miss_procesado.csv")
#-----
```

Visualizar datos:

En esta sección compararemos los datos iniciales que se nos brindó.

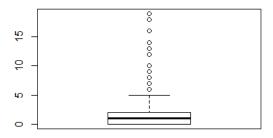
En esta primera sección veremos que se eliminaron los datos *NA* presentes en las columnas "adults", "babies" y "children" del archivo original.

```
> verificar_NA(Tabla_Original, "adults")
[1] "adults"
 var
  FALSE TRUE
 119378
          12
 > verificar_NA(Tabla_procesada, "adults")
[1] "adults"
 var
  FALSE
 119390
> verificar_NA(Tabla_procesada, "babies")
[1] "babies"
var
FALSE
119390
> verificar_NA(Tabla_Original, "children")
[1] "children"
var
FALSE TRUE
119386 4
```

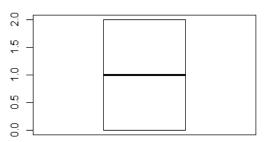
```
> verificar_NA(Tabla_Original, "children")
[1] "children"
var
FALSE TRUE
119386     4
> verificar_NA(Tabla_procesada, "children")
[1] "children"
var
FALSE
119390
```

En esta segunda sección observamos la eliminación de datos atípicos de las columnas "stays_in_weekend_nights" y "stays_in_wee_nights" del archivo original.

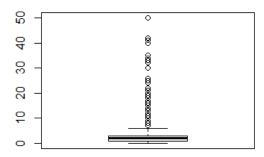
stays_in_weekend_nights con Outliers



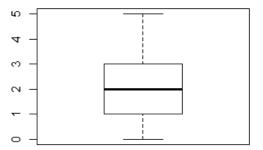
stays_in_weekend_nights sin outliers



stays_in_week_nights con Outliers



stays_in_week_nights sin outliers

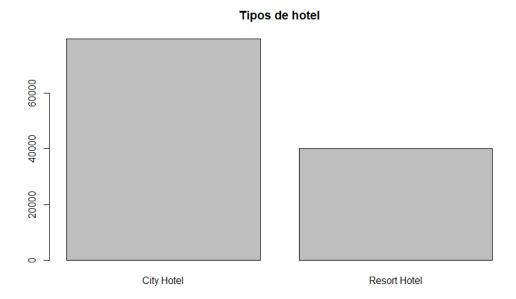


4. Conclusiones preliminares

a. ¿Cuántas reservas se realizan por tipo de hotel? o ¿Qué tipo de hotel prefiere la gente?

El tipo de hotel de preferencia vendría a ser el City Hotel. Como se puede ver en el gráfico de barras, la demanda por City Hotel es casi el doble que la de Resort Hotel.

```
library(dplyr)
hotel_data <- read.csv("Data/hotel_bookings_miss_processed.csv")
hotel_table <- table(hotel_data$\vec{\pi}...hotel)
hotel <- barplot(hotel_table,main="Tipos de hotel")
```



b. ¿Está aumentando la demanda con el tiempo?

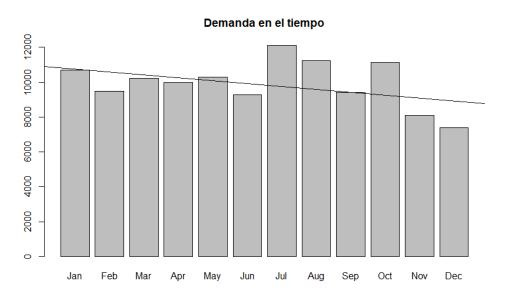
No, como se puede apreciar tan solo viendo la línea transversal a las barras del gráfico de barras, que básicamente define una tendencia de la demanda en el tiempo, esta está cayendo, por ende, está bajando la demanda en el tiempo.

```
library("dplyr")
library("lubridate")

hotel_data <- read.csv("Data/hotel_bookings_miss_processed.csv")

m_x <-
month(as.POSIXlt(hotel_data$reservation_status_date,format="%d/%m/%Y"))
```

```
hotel_data$mon <- m_x
hotel_data.grp <- hotel_data %>%group_by(mon) %>% summarise(n = n())
regresion <- lm(hotel_data.grp$n ~ hotel_data.grp$mon,col="red")
barplot(hotel_data.grp$n, names.arg=month.abb, main="Demanda en el tiempo")
abline(regresion)
```



c. ¿Cuándo se producen las temporadas de reservas: alta, media y baja?
La temporada alta se produce en los meses de Julio, Agosto, Octubre y Enero.
La temporada media se produce en Febrero, Marzo, Abril, Mayo, Junio y Septiembre.

La temporada baja se produce en Noviembre y Diciembre.

```
library("dplyr")
library("lubridate")

hotel_data <- read.csv("Data/hotel_bookings_miss_processed.csv")

m_x <- month(as.POSIXlt(hotel_data$reservation_status_date,
format="%d/%m/%Y"))
hotel_data$mon <- m_x

hotel_data.grp <- hotel_data %>% group_by(mon) %>% summarise(n = n())

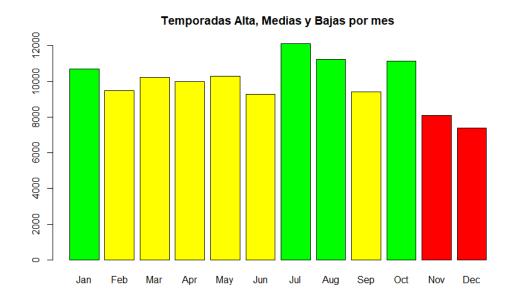
hotel_menor_d <- min(hotel_data.grp$n)
```

```
hotel_mayor_d <- max(hotel_data.grp$n)
d = (hotel_mayor_d - hotel_menor_d)/3

colors_menor <- (hotel_data.grp$n >= hotel_menor_d & hotel_data.grp$n <
hotel_menor_d + d)
colors_mayor <- (hotel_data.grp$n <= hotel_mayor_d & hotel_data.grp$n >
hotel_mayor_d - d)
colors_medio <- (hotel_data.grp$n < hotel_mayor_d - d & hotel_data.grp$n
> hotel_menor_d + d)

colores <- ifelse(colors_mayor , "green" ,ifelse (colors_menor, "red"
,ifelse(colors_medio,"yellow", "gray")))

barplot(hotel_data.grp$n, names.arg=month.abb, col = colores,
main="Temporadas Alta, Medias y Bajas por mes")
```



d. ¿Cuándo es menor la demanda de reservas?
 La demanda de reservas será menor en el mes de diciembre.

```
library("dplyr")
library("lubridate")
library("purrr")

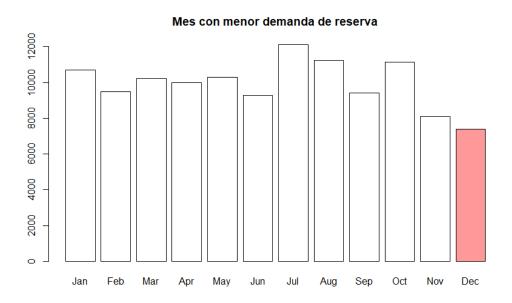
hotel_data <- read.csv("Data/hotel_bookings_miss_processed.csv")

m_x <- month(as.POSIXlt(hotel_data$reservation_status_date,
format="%d/%m/%Y"))
hotel_data$mon <- m_x
```

```
hotel_data.grp <- hotel_data %>% group_by(mon) %>% summarise(n = n())
hotel_menor_d <- min(hotel_data.grp$n)

colors <- hotel_data.grp$n == hotel_menor_d
colors <- ifelse(colors, "#ff9999", "white")

barplot(hotel_data.grp$n, names.arg=month.abb, col=colors, main="Mes
con menor demanda de reserva")
```



e. ¿Cuántas reservas incluyen niños y/o bebes? Existen 4861 reservas que incluyen niños y/o bebes.

```
hotel_data <- read.csv("Data/hotel_bookings_miss_processed.csv")

hotel_data.babies <- hotel_data[hotel_data$babies>0,]
hotel_data.babies <- hotel_data.babies[is.na(hotel_data.babies$children) == 0,]

hotel_data.children <- hotel_data[hotel_data$children>0,]
hotel_data.children[is.na(hotel_data.children$children) == 0,]

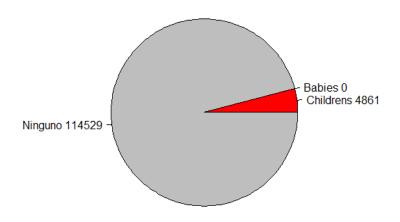
hotel_data.all <- hotel_data[(hotel_data$children=0)&(hotel_data$babies==0),]
hotel_data.all <- hotel_data.all <- hotel_data.all <- hotel_data.all (is.na(hotel_data.all$children)|is.na(hotel_data.all$babies))== 0,]
```

```
n_children <- nrow(hotel_data.children)
n_babies <- nrow(hotel_data.babies)
n_all <- nrow(hotel_data.all)

colors <- c("red", "yellow", "gray")
labels <- c("Childrens", "Babies", "Ninguno")
values <- c(n_children, n_babies, n_all)
etiquetas <- paste0(labels, " ", values)

pie(values, labels = etiquetas, col = colors, main="Reservas incluyen niños
y/o bebes")
```

Reservas incluyen niños y/o bebes



f. ¿Es importante contar con espacios de estacionamiento?

Para la mayoría de inquilinos no lo es. Se podría decir que es importante para una minoría, cosa que no es determinante, dado que el porcentaje del total no llega ni al 10%. Entonces, contar con espacios de estacionamiento no es realmente importante si hablamos en términos generales.

```
hotel_data <- read.csv("Data/hotel_bookings_miss_processed.csv")

hotel_data.tr <- hotel_data[hotel_data$required_car_parking_spaces==1,]
hotel_data.tr <-
hotel_data.tr[is.na(hotel_data.tr$required_car_parking_spaces) == 0,]
hotel_data.fl <- hotel_data[hotel_data$required_car_parking_spaces==0,]
```

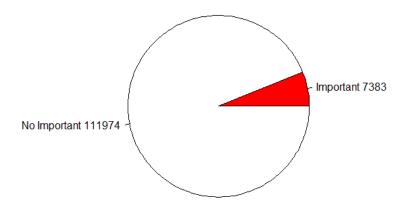
```
hotel_data.fl <-
hotel_data.fl[is.na(hotel_data.fl$required_car_parking_spaces) == 0,]

n_tr <- nrow(hotel_data.tr)
n_fl <- nrow(hotel_data.fl)

colors <- c("red", "white")
labels <- c("Important", "No Important")
values <- c(n_tr, n_fl)
etiquetas <- paste0(labels, " ", values)

pie(values, labels = etiquetas, col = colors,
main="Reservas con importaciona de espacios de estacionamiento")
```

Reservas con importaciona de espacios de estacionamiento



g. ¿En qué meses del año se producen más cancelaciones de reservas?
 En el mes de enero, en este se producen cerca de 6000 cancelaciones, el máximo de cancelaciones en un mes, en el año.

```
library("dplyr")
library("lubridate")

hotel_data <- read.csv("Data/hotel_bookings_miss_processed.csv")

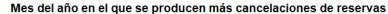
hotel_data.sts <- hotel_data[hotel_data$is_canceled == 1,]
```

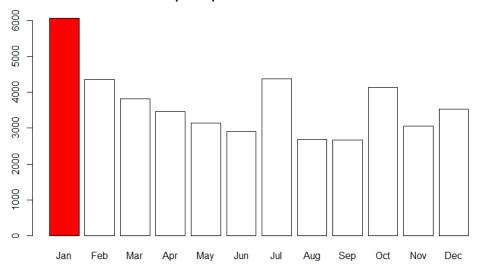
```
m_x <-
month(as.POSIXlt(hotel_data.sts$reservation_status_date,format="%d/%m/%Y"))
hotel_data.sts$mon <- m_x
hotel_data.grp <- hotel_data.sts %>% group_by(mon) %>% summarise(n = n())
hotel_data.grp$monName <- month.abb[hotel_data.grp$mon]

# Obtener Mes con mayores cancelamientos
hotel_data.maximo <- max(hotel_data.grp$n)
hotel_data.r <- hotel_data.grp[hotel_data.grp$n == hotel_data.maximo,]

colors <- hotel_data.grp$n == hotel_data.maximo
colors <- ifelse(colors, "red", "white")

barplot(hotel_data.grp$n, names.arg=hotel_data.grp$monName, col=colors, main="Mes del año en el que se producen más cancelaciones de reservas")
```





Repositorio GitHub

https://github.com/DanielCGR/ea-2021-1-cc51.git

5. Bibliografía

Antonio, N., de Almeida, A., & Nunes, L. (2019). Hotel booking demand datasets. Data in Brief, 22, 41–49. https://doi.org/10.1016/j.dib.2018.11.126