

## Contenido



1. Data



2. EDA



3. Pruebas estadísticas



4. Métodos de clasificación

### Data set

Decribe los datos de dos hoteles del 01 julio 2015 al 31 Agosto 2017

- H1: Hotel resort
- H2: Hotel ciudad

La variable que se estudia es la cancelación de la reservación con respecto al resto.

Se hizo limpieza de la base de datos y transformación de variables (revisar pdf DemoDay\_M2)

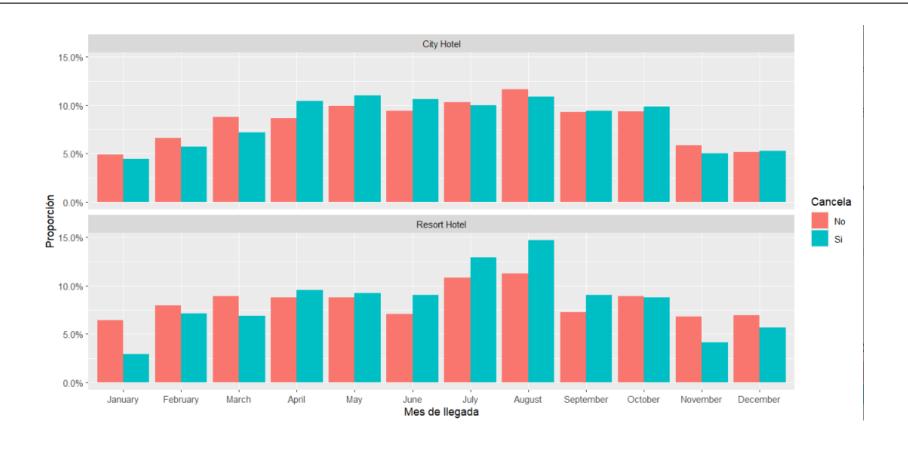
https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S23 52340918315191

```
> str(booking)
'data.frame': 119390 obs. of 32 variables:
                              : chr "Resort Hotel" "Resort Hotel" "R
$ hotel
$ is canceled
                              : int 0000000011...
$ lead time
                              : int 342 737 7 13 14 14 0 9 85 75 ...
$ arrival_date_year
                              : int 2015 2015 2015 2015 2015 2015 20
$ arrival date month
                              : chr "July" "July" "July" "July" ...
$ arrival date week number
                              : int 27 27 27 27 27 27 27 27 27 27 ...
$ arrival_date_day of month
                              : int 1111111111...
$ stays_in_weekend_nights
                              : int 00000000000...
$ stays in week nights
                              : int 0011222233...
$ adults
                              : int 2 2 1 1 2 2 2 2 2 2 ...
$ children
                              : int 00000000000...
$ babies
                              : int 0000000000...
                                    "BB" "BB" "BB" "BB" ...
$ meal
                                    "PRT" "PRT" "GBR" "GBR" ...
$ country
$ market segment
                                    "Direct" "Direct" "Corp
$ distribution channel
                                   "Direct" "Direct" "Direct" "Corp
$ is repeated guest
                              : int 0000000000...
$ previous cancellations
                              : int 00000000000...
$ previous bookings not canceled: int 00000000000...
$ reserved room type
                                   "C" "C" "A" "A" ...
$ assigned room type
                              : chr "C" "C" "C" "A" ...
$ booking changes
                              : int 3400000000...
$ denosit type
                              · chr "No Denosit" "No Denosit" "No De
```

# EDA

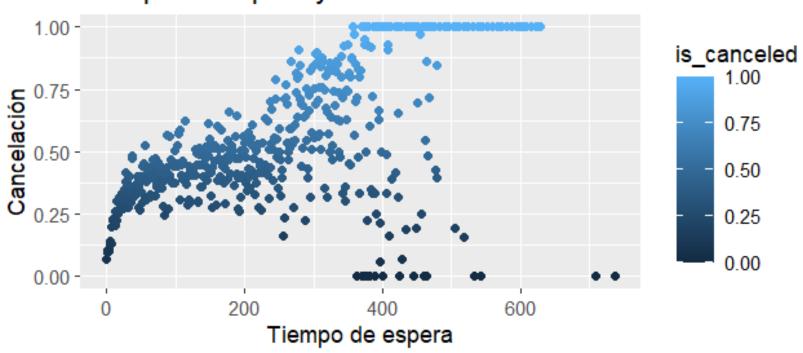
**EJEMPLOS** 

# Reservaciones por mes



# Tiempo de espera y cancelación

### Tiempo de espera y cancelación de la reservación



# Prueba estadística de hipótesis

# Prueba de normalidad \*ejemplo de una variable

```
#Verificar la normalidad de los datos con un histograma
hist(b1$lead_time)

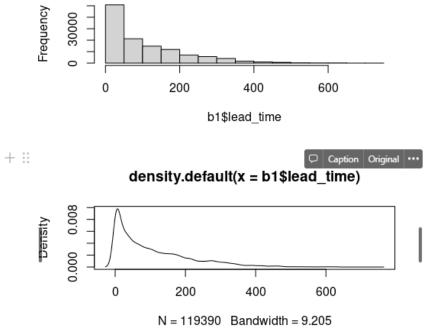
#Densidad
d <- density(b1$lead_time)
plot(d)

#Prueba de shapiro test
lt.test <- shapiro.test(b1$lead_time[0:5000])
lt.test

Shapiro-Wilk normality test

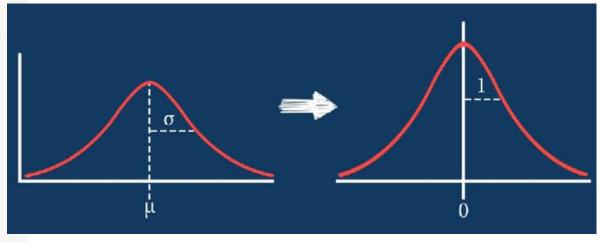
data: b1$lead_time[0:5000]
W = 0.88581, p-value < 2.2e-16</pre>
```

#### Histogram of b1\$lead\_time



## Normalización datos

```
#Estandarización de la base de datos (usada para SVM)
## Preparar los datos
hotel_df <- hotel_stays%>%
 select(is_canceled, hotel, arrival_date_month, meal,
         adr, deposit_type, lead_time, adults, required_car_parking_spaces,
         total_of_special_requests, market_segment,
         stays_in_week_nights, stays_in_weekend_nights)%>%
  mutate_if(is.character,factor)
#Instalar biblioteca
install.packages("tidymodels")
library(tidymodels)
#Normalización base de datos
hotel_rec <- recipe(is_canceled ~., data = hotel_train) %>%
 step_dummy(all_nominal(), -all_outcomes()) %>%
 step_zv(all_numeric())%>%
 step_normalize(all_numeric()) %>%
  prep()
```

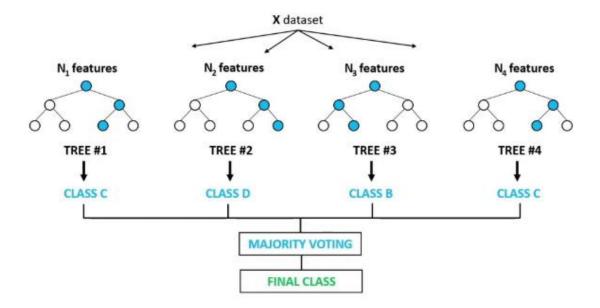


# Clasificación

RANDOM FOREST, REGRESIÓN LOGÍSTICA Y SVM

### Random Forest

### **Random Forest Classifier**

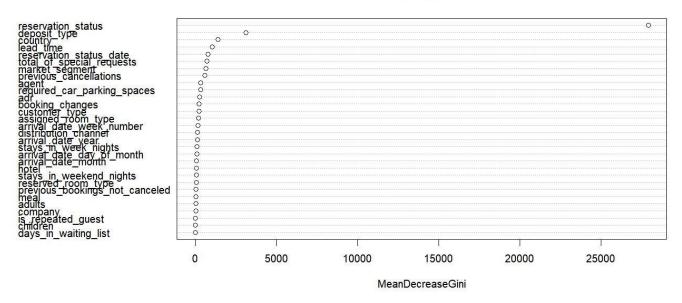


# Importancia de las variables

#### •Se rescatan del modelo:

- Tipo de depósito
- País
- Tiempo de espera
- Total de requisites especiales
- Precio promedio habitación
- 00B 0.01%

#### modelo



# Regresión logística

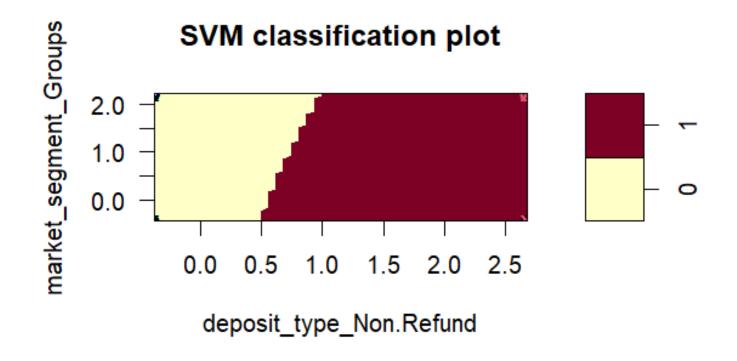
# Regresión logística. Coeficientes

Las variables con mayor significancia son:

- Tipo de depósito
- Tiempo de espera
- Segmento de mercado
- Precio promedio de la habitación

```
Pr(>|z|)
(Intercept)
                          < 2e-16 ***
deposit_typeNon Refund < 2e-16 ***
deposit_typeRefundable 0.198390
                         < 2e-16 ***
lead time
market_segmentComplementary 0.037156 *
market_segmentCorporate
                          0.000517 ***
market_segmentDirect 6.59e-06 ***
market_segmentGroups 0.130061
market_segmentOffline TA/TO 4.41e-06 ***
market segmentOnline TA
                        0.081027 .
market_segmentUndefined
                       0.829173
                           < 2e-16 ***
adr
Signif. codes: 0 (***, 0.001 (**, 0.01 (*, 0.05 (., 0.1 ( , 1
```

## **SVM**



### SVM

Variables.

Cancelación (VD)

☐Tipo de hotel

■Segmento de mercado

☐Mes de llegada

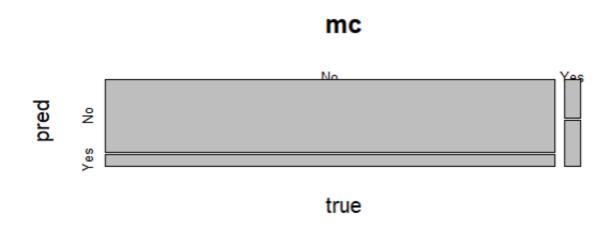
■Comidas

■Precio promedio habitación

☐Total de requerimientos especiales

■Total de noches reservadas

Accurancy: 85.22%



# Dashboard (proceso)

HTTPS://TN3JN6-PERLA-CONCHITA.SHINYAPPS.IO/HOTEL\_BOOKING/

### Conclusiones

### Proyecto

- SVM mejor modelo. Ajustar el error.
- Probar Nearest Neighbors
- Terminar dashboard
- Graficar de manera atractiva los resultados del modelo

### Personales

- Agregar la documentación al entregable
- Probar gráficos de comparación
- Intentar otros problemas