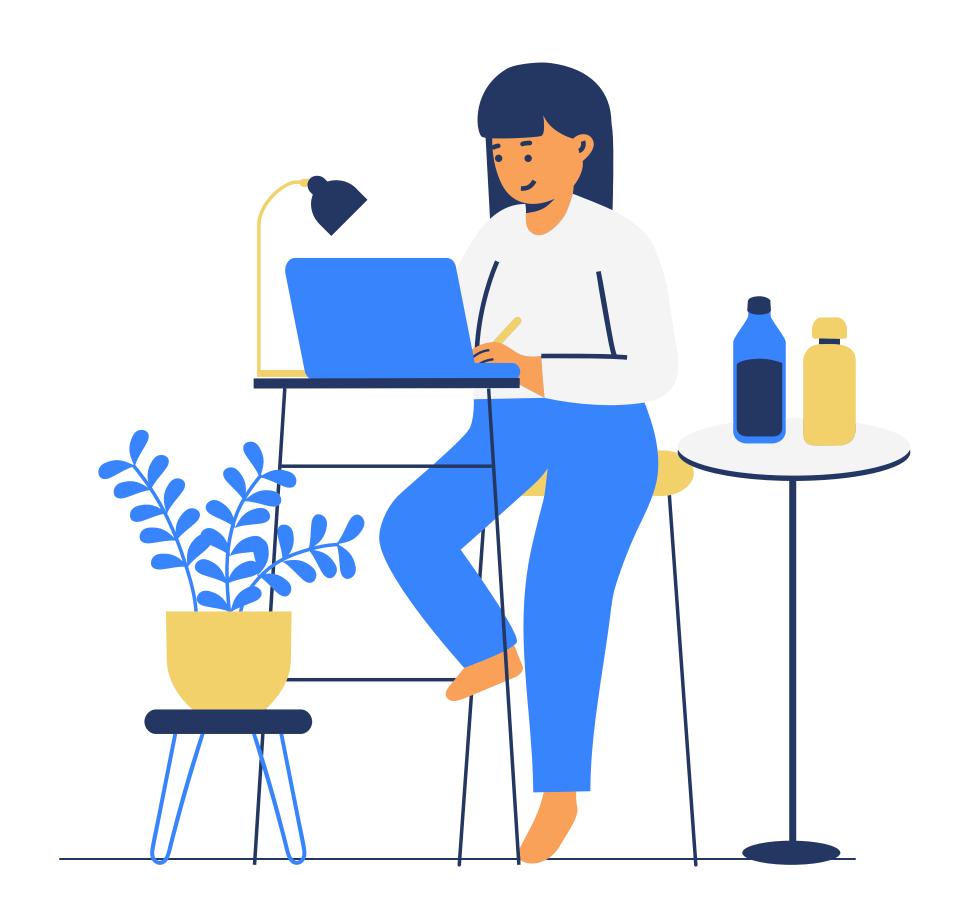
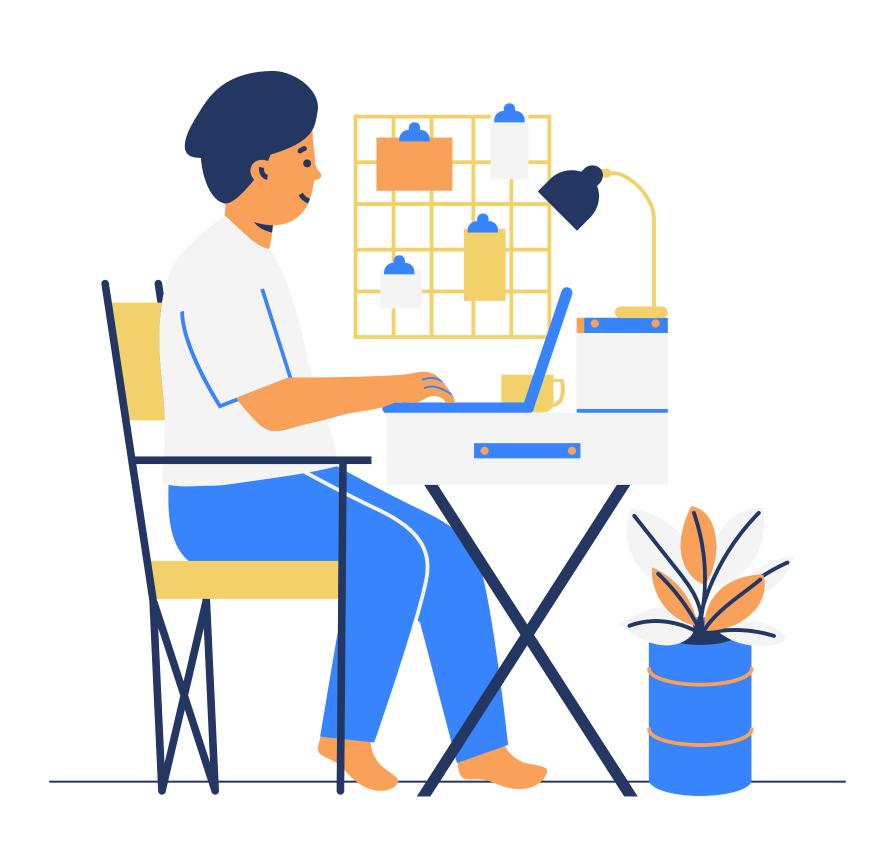
### Reservaciones de hotel

Análisis de datos con Phyton Perla Conchita Peña Campos





### Industria hotelera Portugal

4, 983 millones de euros

**VENTAS DE ALOJAMIENTO 2018** 

67%

PROVIENE DE LA INDUSTRIA HOTELERA

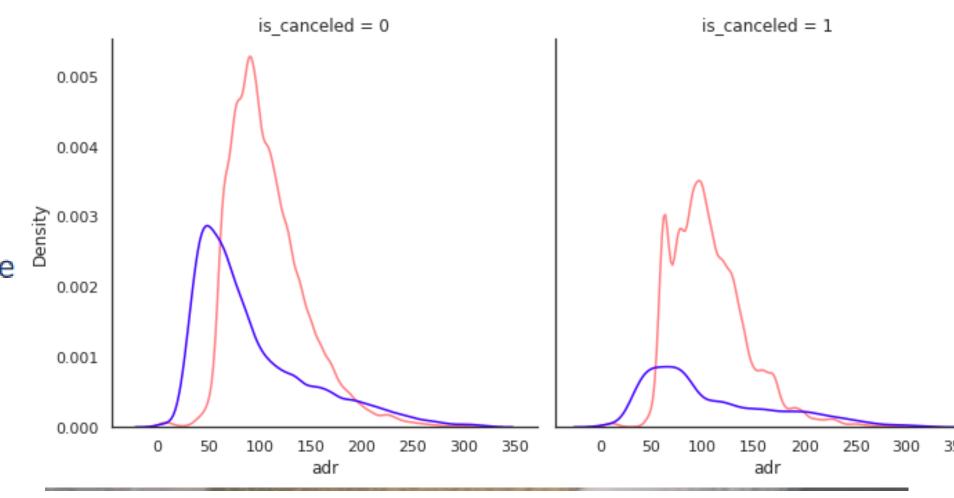
### Gestión hotelera

PRINCIPAL PROBLEMA

### Contenido

El data set contiene información de dos hoteles de Portugal, resort (H1) y de ciudad (H2). Cuenta con 31 resort y 79,330 observaciones para el de ciudad (H2). Comprende información del 01 julio del 2015 al 31 de agosto del 2017

variables que describen 40,060 observaciones para el de .https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S2352340918315191





#### Estimados de locación y variabilidad



#### **EDA**

Analizar las variables y eliminar valores atípicos (dos métodos).



- 1. Comportamiento hotelero (4)
- 2. Sobre los hoteles (6)
- 3. Canales de distribución (3)
- 4. Análisis cancelaciones (8)

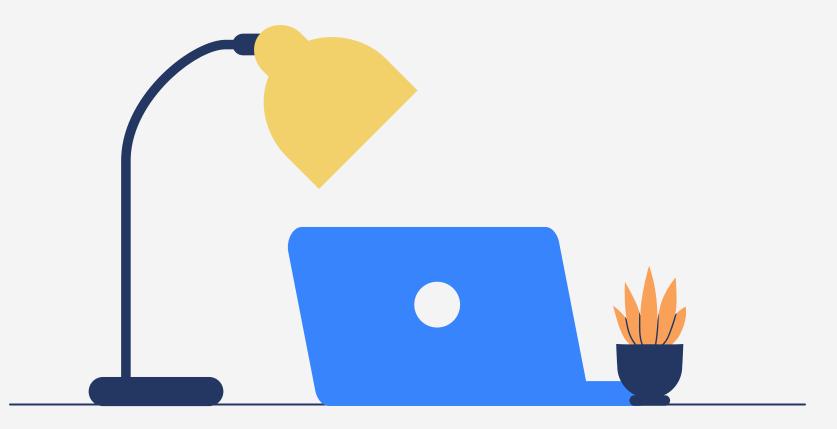


### Correlación de variables

- 1. Entre las variables del data set
- 2. Correlación con "is\_canceled"

## Modelo predictivo

Predecir la cancelación de una reservación





- 1. Data set de test y train
- 2. Preprocessing test y train (Pipeline):
  - a. Standar Scalar (numéricas)
  - b. OneHotEncoder (categóricas)



- 1. Regresión logística
- 2.SVM
- 3. Kmeans (para práctica)



- 1. Modelo
- 2. Personales

### EDA Resumen

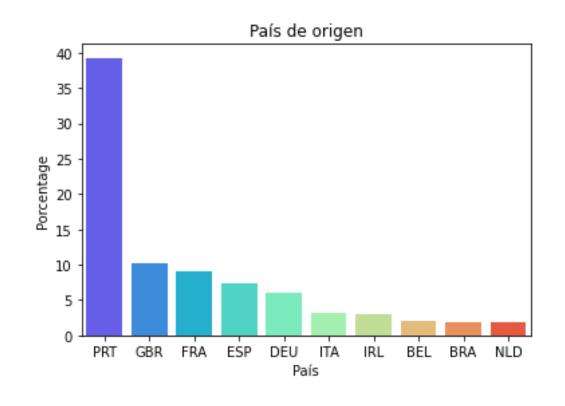


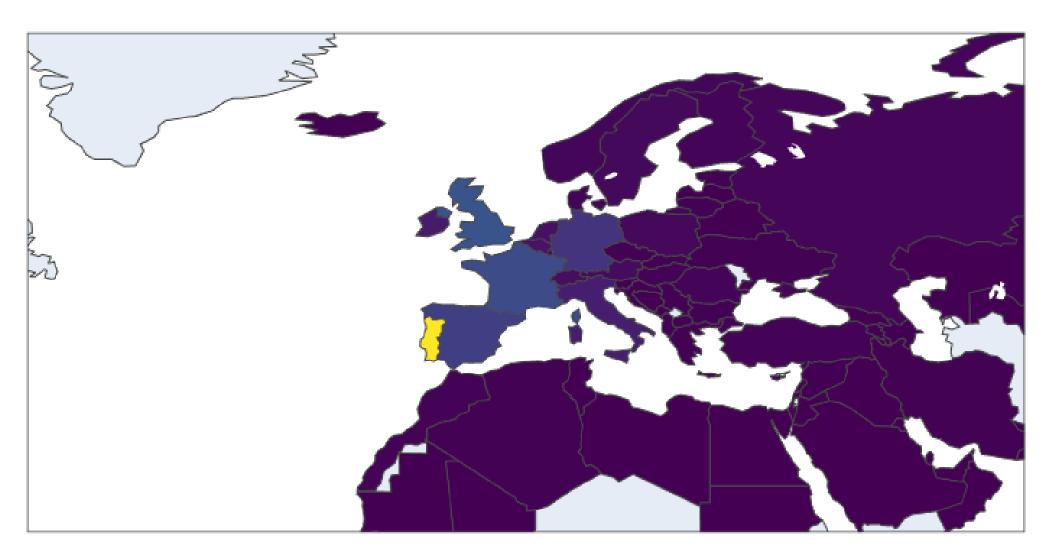
### EDA Resumen

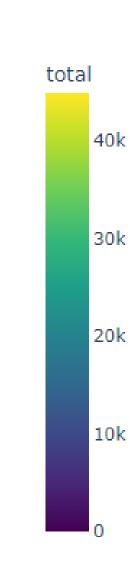


# País de procedencia

#### Cantidad de personas

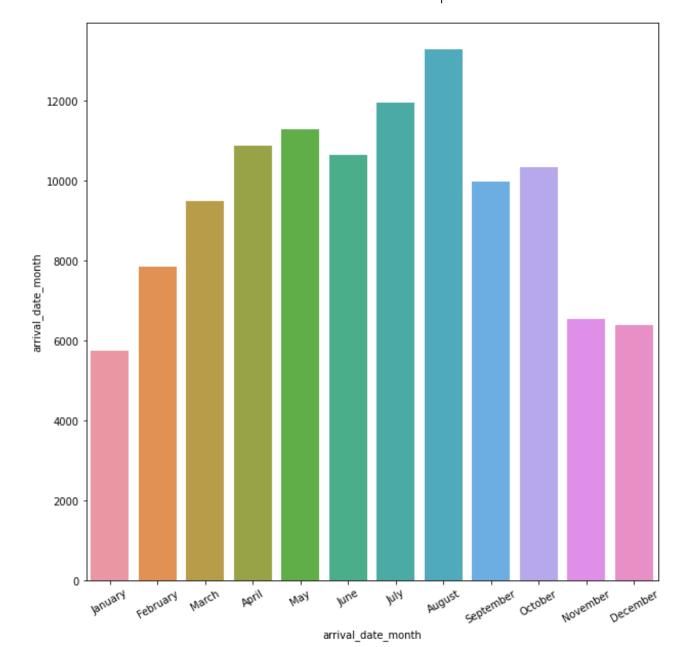




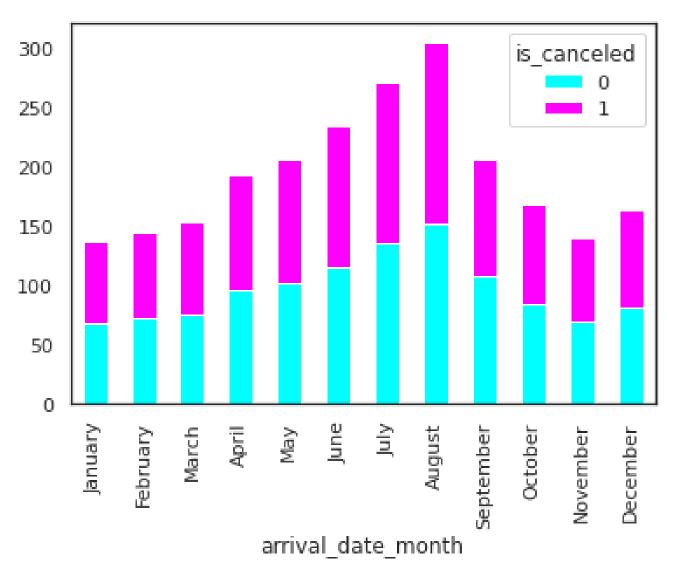


## Mes de Ilegada

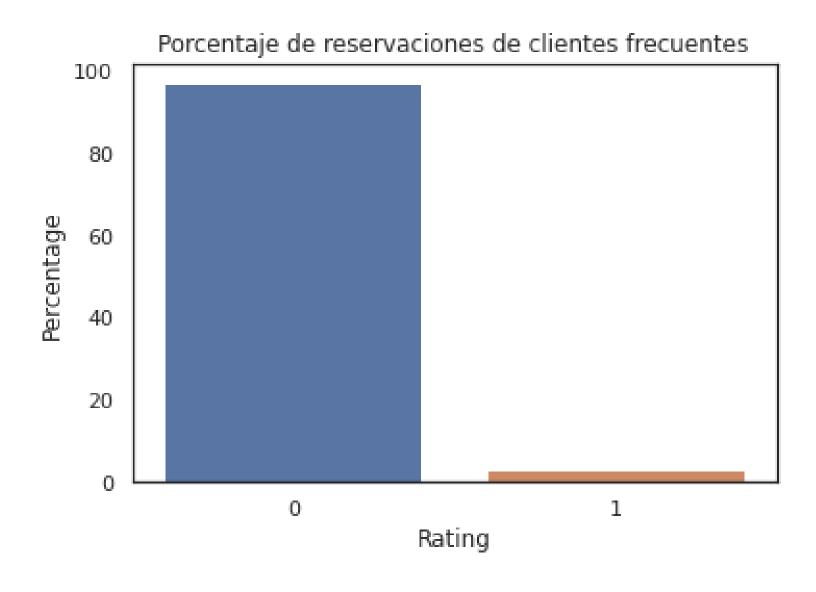
Cantidad de reservaciones por mes

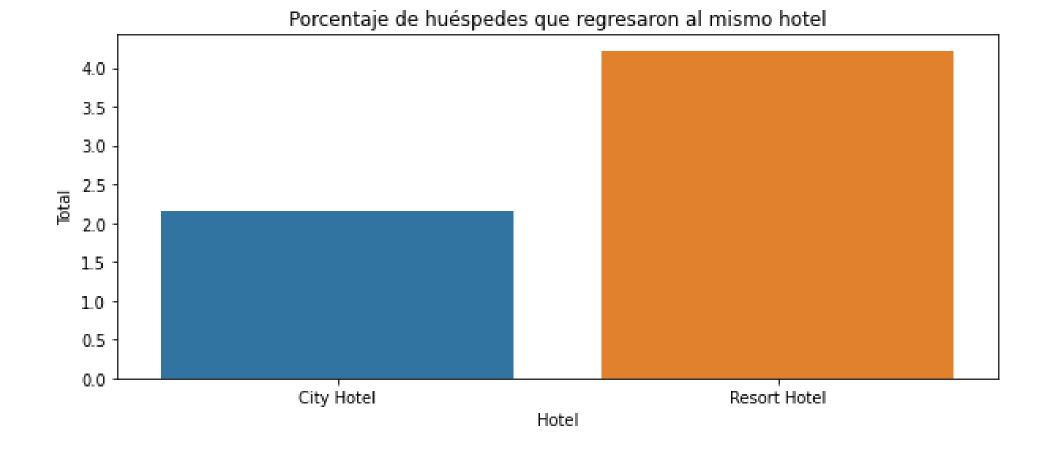


#### Precio promedio por noche mensual



# Fidelización clientes

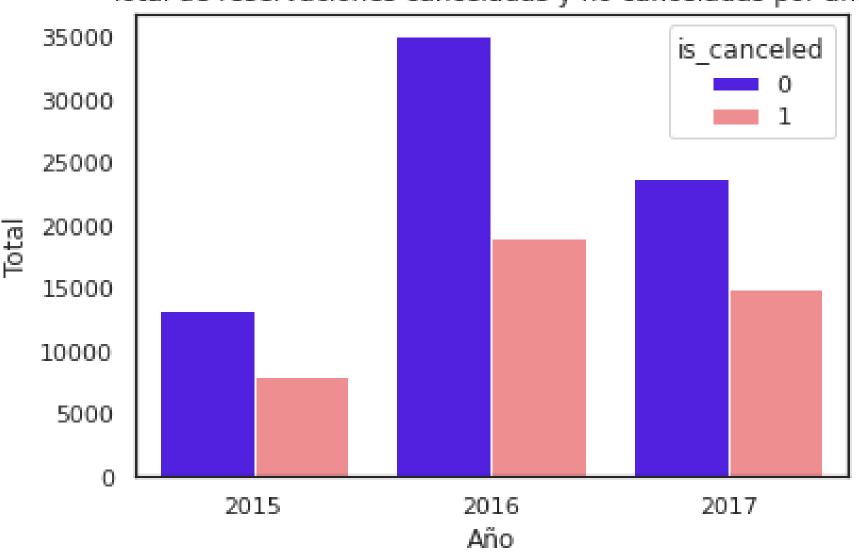




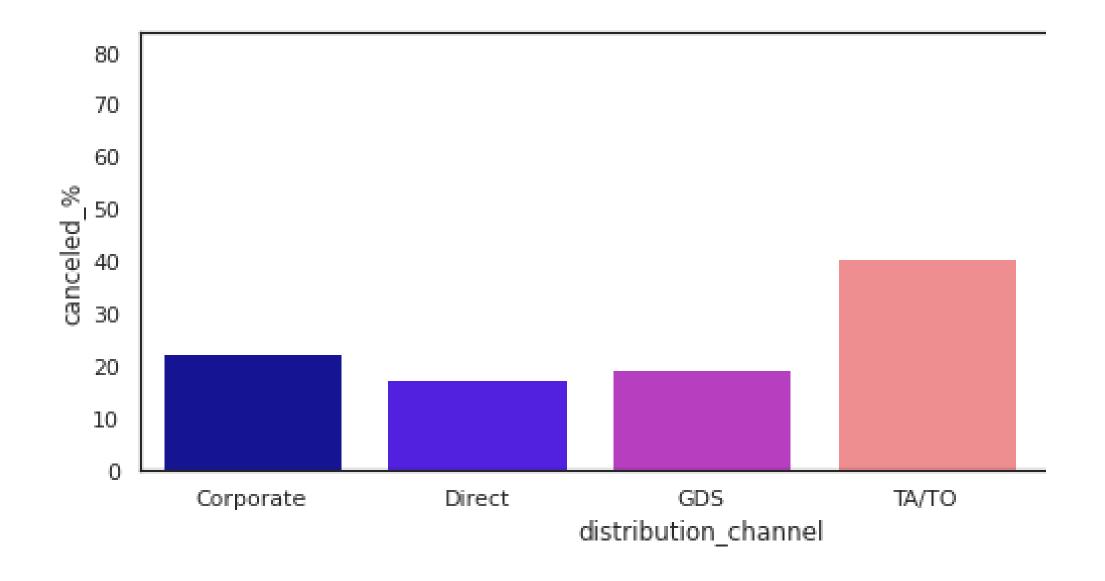
	hotel	adr	lead_time
0	City Hotel	79.929639	43.674832
1	Resort Hotel	69.537282	26.295052

# Cancelacion es por año

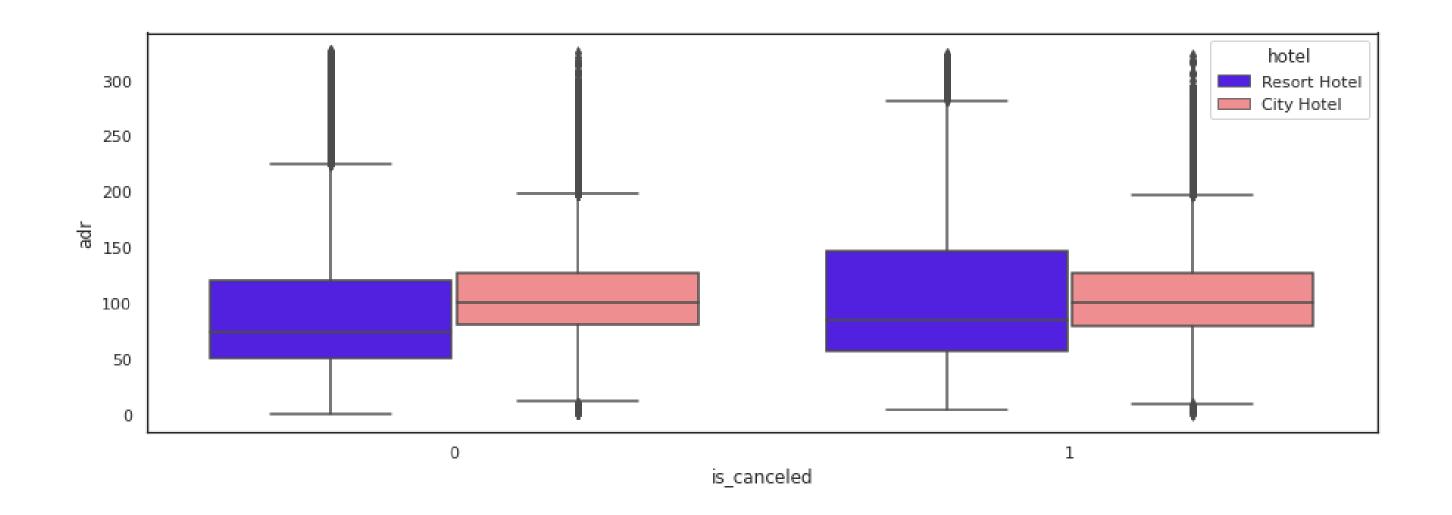




# Cancelacion es por canal



## Precio promedio de reservaciones



## Canal con mayores ventas en reservaciones efectivas



## Correlación

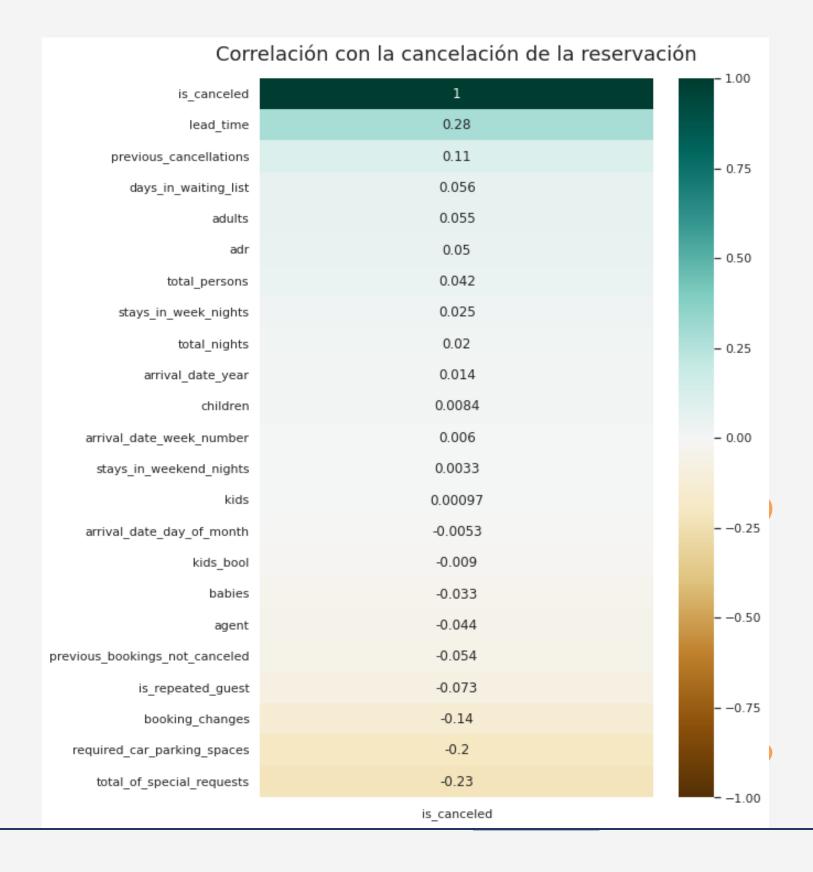


### Variables númericas

```
['lead_time',
    'stays_in_weekend_nights',
    'stays_in_week_nights',
    'adults',
    'children',
    'babies',
    'is_repeated_guest',
    'previous_cancellations',
    'previous_bookings_not_canceled',
    'adr',
    'required_car_parking_spaces',
    'total_of_special_requests']
```

### Variables categóricas

```
['hotel',
    'arrival_date_month',
    'meal',
    'market_segment',
    'distribution_channel',
    'reserved_room_type',
    'deposit_type',
    'customer_type']
```



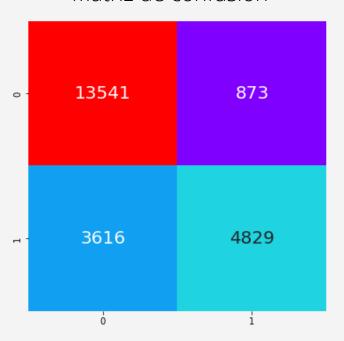
### Modelos

Predicción de las reservaciones

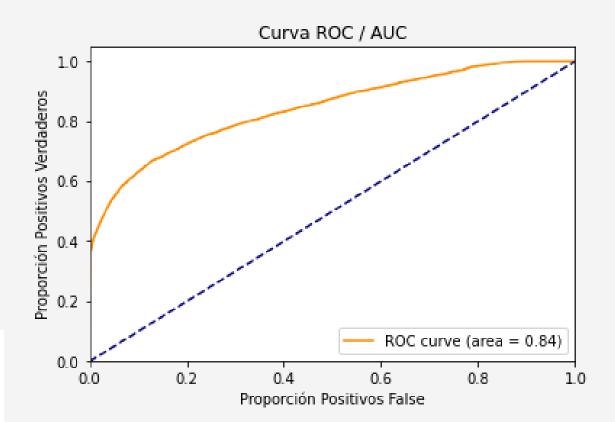


## Regresión logística

#### Matriz de confusión



Precision: 0.8468958260259558 Exactitud: 0.8036222056957872 Sensibilidad: 0.5718176435760806 Especificidad: 0.939433883724157



### **Python**

- 1. Precisión: que tan cerca esta el resultado de una predicción del valor verdadero.
- 2. Exactitud: Porcentaje de predicciones correctas del total realizadas.
- 3. Sensibilidad: Es la tasa de verdaderos positivos, es decir, la proporción de casos positivos bien clasificados por el modelo respecto al total.
- 4. Especificidad: Tasa de verdaderos negativos; la proporción de negativos bien clasificados por el modelo.

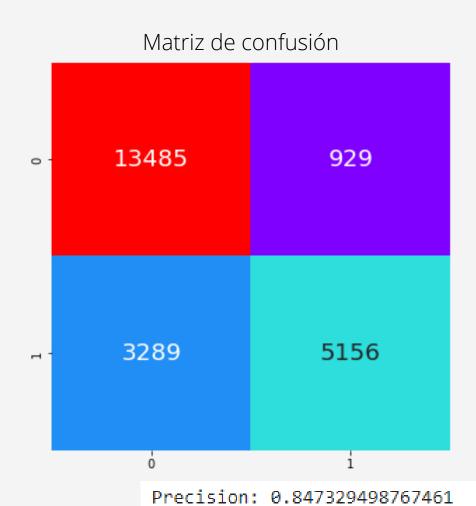
```
Pr(>|z|)
(Intercept)
                             < 2e-16 ***
deposit_typeNon Refund
                             < 2e-16 ***
deposit_typeRefundable
                            0.198390
                             < 2e-16 ***
lead_time
market_segmentComplementary 0.037156 *
market segmentCorporate
                            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 ***
Signif. codes: 0 (***, 0.001 (**, 0.01 (*, 0.05 (., 0.1 () 1
```

#### **RStudio**

Identificar las variables con mayor peso para el modelo







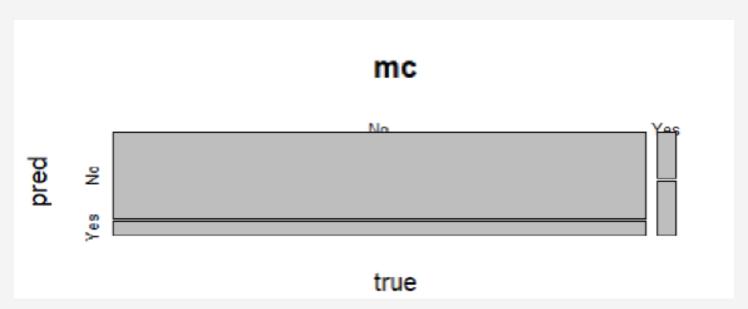
Phyton

Se puede optimizar utilizando GridSearchCV

Exactitud: 0.8154774924537381

Sensibilidad: 0.6105387803433985

Especificidad: 0.939433883724157



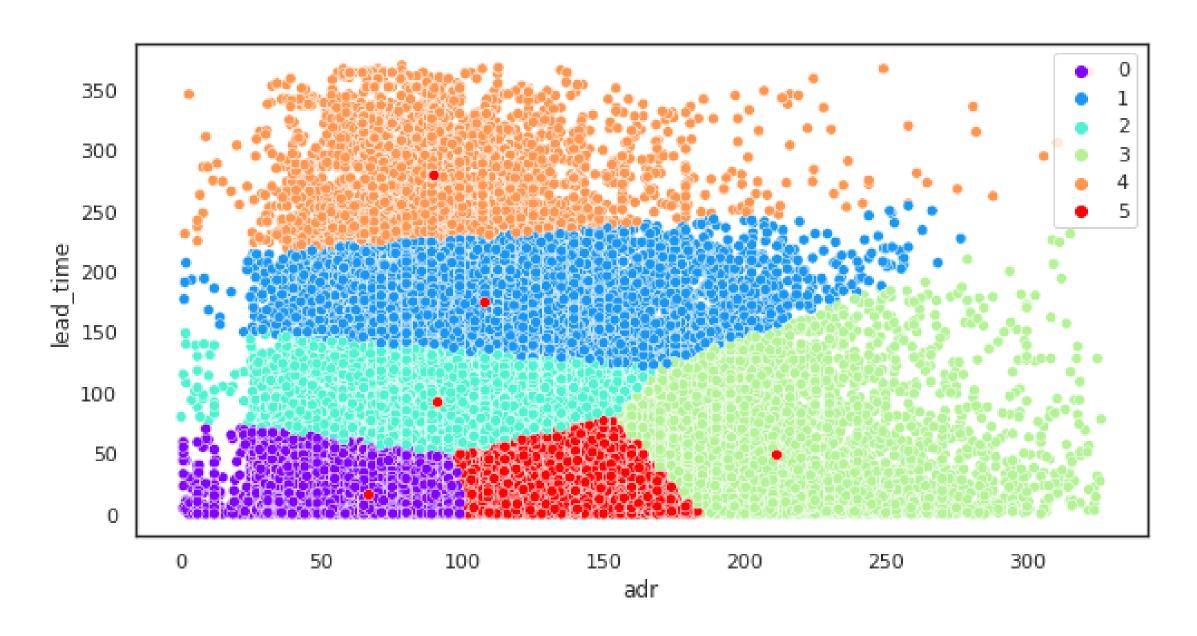
>mc
pred
true No Yes
 No 4163 657
 Yes 82 98

#accurancy
> round(sum(diag(mc))/sum(colSums(mc)), 5)
[1] 0.8522

**RStudio** 

## KMeans

Clusters de acuerdo al precio promedio por noche y tiempo de espera



## Conclusiones





Repositorio