

# Trabajo Práctico 1 — Reservas de Hotel

Organizacion de Datos Curso Rodriguez Primer cuatrimestre de 2023

Alumno	Padrón	gitHub
Camila Gonzalez	105661	c-gonzalez-a
Eduardo Martín Bocanegra	106028	martinboca
Mateo Cabrera	108118	m-cabrerar

#### 1. Introducción

El objetivo de esta segunda parte, será buscar el mejor árbol de decisiones para predecir el estado de una reserva. Para ello usamos el Decision Tree Classifier de SkLearn, y utilizamos un método de GridSearch para encontrar los mejores hiperparámetros para el modelo.

## 2. Preparación del set de datos

El árbol de decisiones de SkLearn solo puede trabajar con parámetros númericos, así que lo primero que hicimos fue decidir que columnas usar y como asegurarnos que sean númericas. Buscamos las varibales categóricas del set de datos y decidimos que hacer con cada una de ellas:

- 'hotel': la dejamos fuera del modelo.
- 'meal': la convertimos en números enteros, en orden ascendente de acuerdo a la cantidad de comidas.
- 'arrival date month': números enteros correspondientes al mes.
- 'reserved room type': número enteros correspondientes a cada letra.
- 'assigned room type': idém al punto anterior.
- 'deposit\_type': números enteros de 0 a 2, ascendente en orden del "riesgo" de cancelar. 0 para reservas sin pago por adelantado, 1 para las reservas con pagos por adelantado pero reembolsable, 2 para pagos no reembolsables.
- 'agent': 1 para reservas con agente, 0 para reservas sin agente.
- 'market segment', 'distribution channel' y 'customer type'

### 3. Búsqueda del mejor árbol

Ahora es hora de buscar el árbol de decisiones que mejor se ajuste a nuestro modelo y set de datos. Para optimizar los hiperparámetros a usar, vamos a utilizar k-fold Cross Validation. Tendremos en cuenta 5 folds. Con una busqueda randomizada con cross validation, el algoritmo probará distintas combinaciones de los hiperparámetros dados y calculará su score. Luego obtendremos la combinación de hiperparámetros que resultó en el mejor score.

## 4. Ponemos a prueba nuestro árbol

Ahora que tenemos nuestra mejor versión del arbol de decisiones, lo vamos a probar con nuestro conjunto de pruebas y graficamos la matríz de confusión.

