# Universidad de Buenos Aires Facultad de Ingeniería Año 2023 - 1<sup>er</sup> Cuatrimestre

Organización de Datos (75.06 /95.58) Trabajo Practico 1: Reservas de Hotel

CHECKPOINT 2: Árboles de decisión

FECHA: 28/04/23

**INTEGRANTES:** 

Gonzalez, Tomás #108193

 $<\!togonzalez@fi.uba.ar\!>$ 

Moreno del Ruvo, Valentina #107948

<vmdr18@gmail.com>

Pol, Juan Manuel #108448

<jpol@fi.uba.ar>

#### Introducción

El objetivo de este segmento fue generar predicciones de la variable target  $is\_canceled$  a partir de la creación y analisis de arboles de decisiones, y la optimización de sus hiperparámetros.

#### Transformación de variables categóricas

Decodificamos variables **dummies** a partir de cada valor de variables categóricas como *agent* o *meal* de manera que los arboles puedan trabajar con estas. Para el caso de la variable *company*, decidimos pasarla a la binaria *no\_company*, que refiere a si hay o no una compañia responsable de la reservación.

### Elección de variables

Dada la cantidad de valores unicos de las variables agent y country, decidimos generar 2 arboles (uno de baja profundidad y otro de mayor pero podado) para 3 casos distintos: Sin ninguna de las dos, Solo con country, Solo con agent. Y elegir la variable con la que mejor predicción logra el arbol. Una vez probados todos los casos anteriormente descriptos, concluimos que el mejor caso era el dataset solo con country(podado) (priorizando el f-score). Además, notamos que el valor 'portugal' era el único que incidía significativamente en el arbol, por lo que optamos por dejar una sola variable is\_portugal que refiera a si provienen de portugal o no.

#### Obtención del modelo

Una vez elegido el conjunto de variables para entrenar nuestro modelo, pasamos a la busqueda de hiperparámetros, utilizando **Random search** para obtener las combinaciones posibles al azar, y luego **10-fold CV** para medir dichas combinaciones. Nos quedamos con la combinación con mayor desempeño.

## Testeo del modelo

Una vez que tenemos el mejor modelo, lo entrenamos con los datos de train para luego 'testearlo' con los datos de test. Obtenemos los resultados y subimos el score, de 0.81017, a la competencia de Kaggle.