Práctica 2: Azure

Javier Santamaría González Francisco Javier Morales Sánchez de Prados

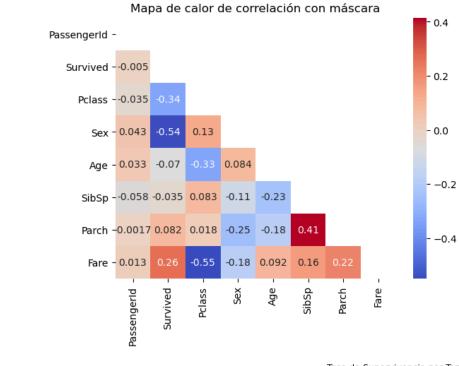
Tareas realizadas

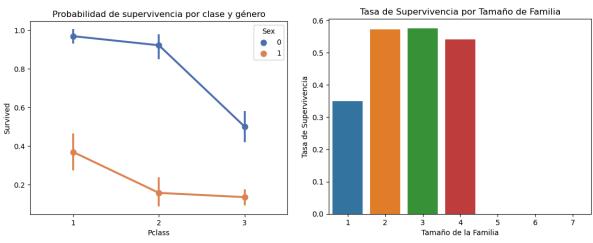
Estas son las diferentes tareas que se han realizado para hacer uso de las funciones de Azure

- Notebooks Azure ML: Un clasificador de botnets con un .csv de botnets del Moodle del máster, un procesador de imágenes de setas para su posterior uso.
- 2. **Notebooks en Synapse:** Un EDA y ampliación del dataframe de Titanic de Kaggle, y posterior exportación al almacenamiento del espacio de Synapse.
- Machine Learning Pipelines: Experimento autoprice para procesar un dataset de precios de automóviles, entrenamiento de un modelo de regresión y desplegándolo en un endpoint para hacer inferencias.
- 4. Power BI: Visualización y EDA sobre el dataset *Titanic*.

Synapse

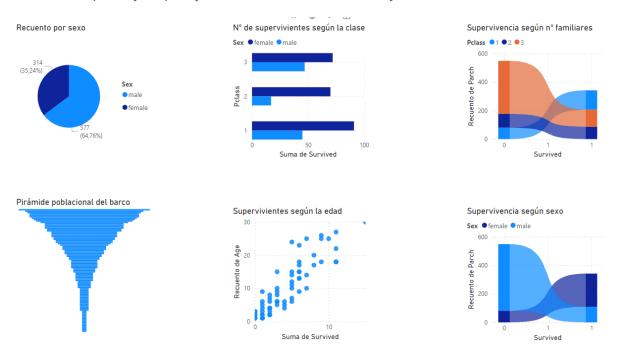
Para utilizar Synapse, cargamos el dataset train.csv de Kaggle en un **Blob Storage**, para consumirlo en un Notebook en Synapse. Este notebook se ejecuta sobre "apachejj", que es una Apache Spark Pool. Lo que conseguimos es crear un EDA sobre los datos, así como ampliarlo aplicando técnicas de Análisis de Redes Sociales que nos permiten agregar miembros por familias. Algunos de los resultados son los siguientes:





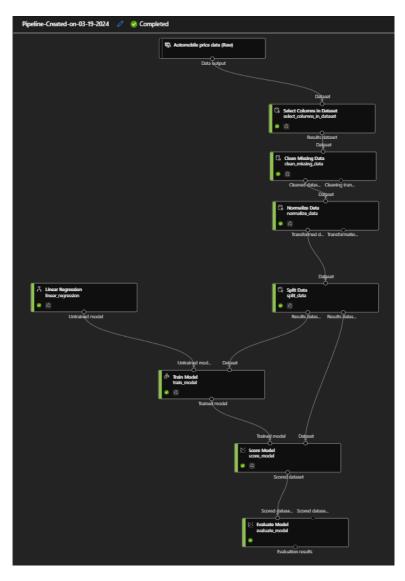
Power BI

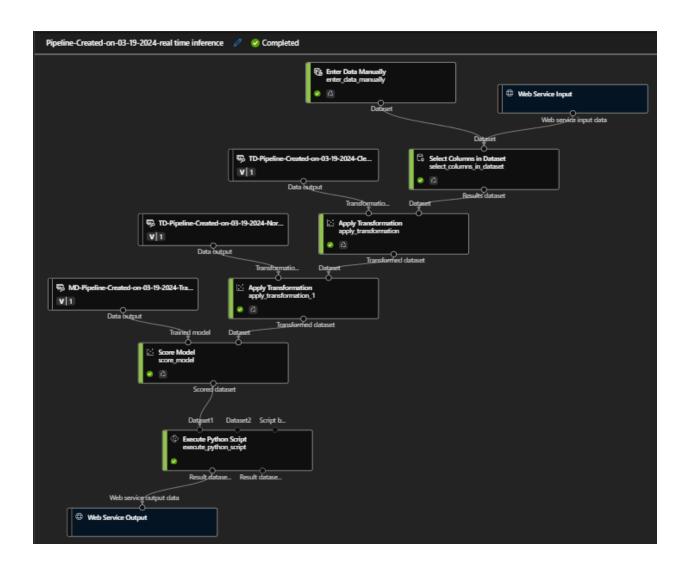
Para hacer un análisis exploratorio de datos y algo de visualización, en Power BI hemos cargado el dataset Titanic, para el cuál hemos hecho diferentes tipos de gráficos interactivos, que son interactivos, en los que se exploran cosas como la tasa de supervivencia por edad, por sexo, por la clase en la que viaja el pasajero, combinaciones de estas y otras columnas...



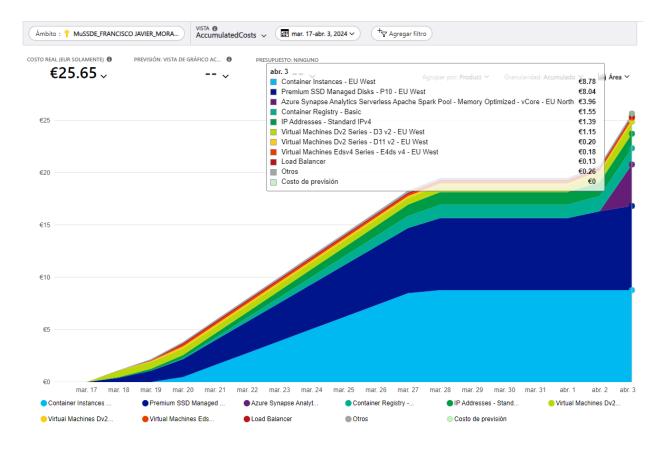
Azure ML Regression

Hemos aprovechado el poder de los Pipelines de Azure para hacer el experimento **autoprice**, en el que utilizamos un dataset de precios de automóviles (que provee el propio Azure) y hacemos, en un primer pipeline, un flujo de procesamiento de datos, split de los mismos y entrenamiento y evaluación de un modelo de regresión. Posteriormente, en un segundo pipeline, desplegamos este modelo ya entrenado en un endpoint, en el que se pueden hacer inferencias. Dicho endpoint es accesible desde el propio Azure o por API REST.



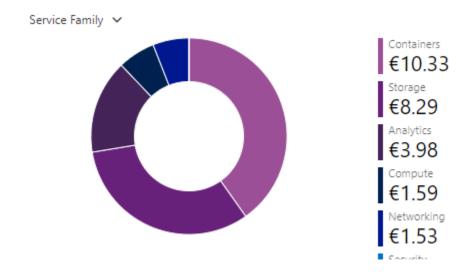


Resumen de costes



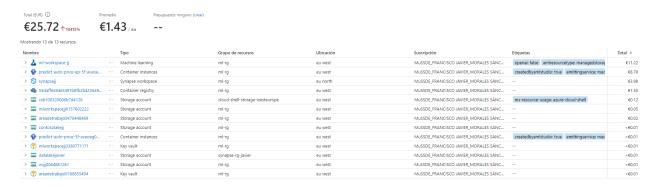
En la imagen, podemos observar una visión pormenorizada de qué **producto** se lleva cada porción del coste, con una mayor porción para las Container Instances y los Premium SSD Managed Disks respectivamente, así como una porción significativa para Azure Synapse, es decir, contenedores, almacenamiento y nuestro EDA.

Obtengamos ahora una visión más generalizada de los costes por familia de servicio:



Como comentábamos en el párrafo anterior, los costes van principalmente a contenedores (10.33€), seguidamente a almacenamiento (8.29€) y por último Analytics (3.98€), con un cuarto puesto para cómputo y redes, representativos de los notebooks ligeros de Azure ML y el enrutamiento general de la suscripción respectivamente.

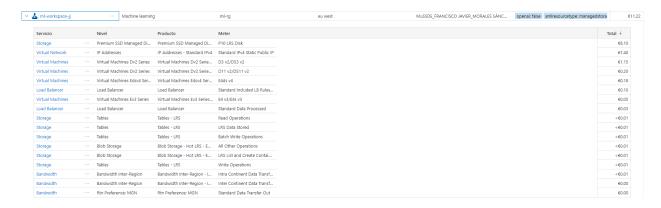
Obtengamos ahora una vista de costes por recursos:



Los recursos que más consumen, por orden, son:

1. ml-workspace-jj: 7.47€

De estos, se destinan:



- 8.10€ en almacenamiento, es decir, los Premium SSD Managed Disks comentados.
- 1.40€ en el establecimiento y manutención de una Red Virtual.
- 1.35€ agregados en máquinas virtuales.
- Resto repartido entre balanceadores de carga, operaciones de lectura y escritura, ancho de banda inter-regional etc.

2. predict-auto-price-...: 8.78€

De estos, se destinan:



- 7.91€ a tiempo de CPU virtual para instancias de contenedores.
- 0.87€ a tiempo de memoria estándar para instancias de contenedores.

3. synapsejj: 3.98€

De estos, se destinan:



- 3.96€ a tiempo de ejecución en vCores de Apache Spark Pool.
- 0.02€ a pipelines analíticos.

¿A qué se debe todo este desglose de precios?

Dos pequeños notebooks.

- 1. Clasificador de botnets, completo.
- 2. Clasificador de setas, por terminar pero incluye descompresión y procesamiento de datos.

Varios flujos ejecutados definidos en un pipeline a partir del experimento "autoprice", así como una API de inferencia disponible.

Este experimento "autoprice" ha consistido en el uso de pipelines de procesamiento en Azure para realizar una regresión sobre un dataset de ejemplo de precios/modelos de coches, con el fin de calcular el precio de un coche. Esto está disponible en el container "predict-auto-price" y ha consistido en:

- · Cargar, limpiar y preparar los datos
- · Hacer el split en train y test
- · Entrenar y testear el modelo
- Desplegar el modelo en un endpoint (lo que permitiría su uso por API)
- · Usar el modelo en dicho endpoint para calcular precios

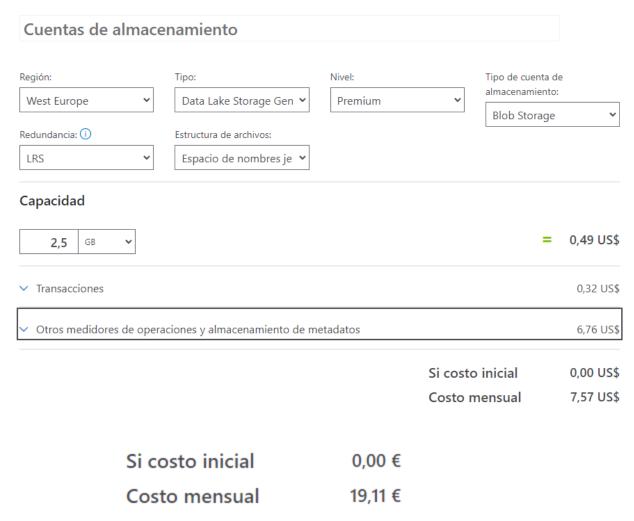
Además, el EDA en Synapse es un proceso computacionalmente costoso, ya que requiere de la ejecución de matrices de correlación, pintado de figuras y transformaciones y manejos de dataframes durante varias filas y columnas, por lo que eso explica el coste de los servicios.

Como se ha podido ver anteriormente, gran parte del presupuesto se destina a **almacenamiento**.

El dataset de botnets es relativamente ligero, con menos de 5 MB para el conjunto de train y test. En cuanto al dataset para el clasificador de setas, este proyecto pretendía ser una red convolucional de neuronas, por lo que el dataset, compuesto de imágenes, es significativamente más pesado, con unos 2GB de imágenes de setas comprimidos en un archivo .zip. El dataset del autoprice, al tratarse de datos en CSV y no imágenes, probablemente no supere los 300MB. Podemos afirmar con poco margen de error que los costes de

almacenamiento derivan principalmente, por lo tanto, del coste de almacenar los 2GB de imágenes de setas.

Además, si comparamos los costes obtenidos con los precios aproximados del calculador de precios de Azure, vemos que las cuentas nos salen.



Aunque con el Synapse, nos quedan más bajas de lo esperado, probablemente por el corto tiempo de uso.

Listado de enlaces

- 2. Área de trabajo de Azure Machine Learning (ml-workspace-jj): https://ml.azure.com/?tid=6afea85d-c323-4270-b69d-a4fb3927c254&wsid=/subscriptions/bd61684d-122e-4eab-82ae-04788cbc17d5/resourceGroups/ml-rg/providers/Microsoft.MachineLearningServices/workspaces/ml-workspace-jj%20
- Enlace a la suscripción (MuSSDE_FRANCISCO JAVIER_MORALES): https://portal.azure.com/%23@upm365.onmicrosoft.com/resource/subscriptions/bd61684d-122e-4eab-82ae-04788cbc17d5/overview
- 4. Enlace al PowerBI: https://app.powerbi.com/links/pLlndRXh8l?ctid=6afea85d-c323-4270-b69d-a4fb3927c2 54&pbi_source=linkShare
- 5. Enlace al Pipeline de la regresión (autoprice): <u>Pipeline-Created-on-03-19-2024 Azure Machine Learning</u>
- 6. Enlace al Pipeline del despliegue en endpoint (autoprice):
 Pipeline-Created-on-03-19-2024-real time inference Azure Machine Learning
- Link al vídeo explicativo de lo realizado: <u>OGVD_P2_JJ.mp4</u>
- 8. Datos del Titanic en Kaggle: https://www.kaggle.com/competitions/titanic/data?select=train.csv