Gabriel Gómez Yolanda Franco José Hoyos Daniel Rozo



Entrega 2 Proyecto DSA

Problema a abordar y contexto

En el núcleo de nuestra misión de transformar vidas, se encuentra Proyección Infantil SOS (PI), una ONG dedicada a brindar un hogar con futuro a niños y jóvenes separados de sus familias. Los tiempos cambian, y esta organización enfrenta desafíos cruciales: cambios en el comportamiento de los donantes, la búsqueda de la autosostenibilidad y la necesidad de alinear estrategias. En este proyecto, exploraremos cómo la tecnología y el aprendizaje automático pueden ayudar a Proyección Infantil a definir los nuevos perfiles de donantes y personalizar estrategias para retener a aquellos que hacen posible su noble labor.

Pregunta de negocio y alcance del proyecto

PI busca responder la siguiente pregunta clave: "¿Cuáles son los nuevos perfiles de donantes teniendo en cuenta las variables externas e internas que afectan su comportamiento a partir de técnicas de Machine Learning?". Para resolver esta pregunta, se buscará desarrollar un modelo de segmentación que ayude a alinear correctamente las estrategias diseñadas dentro de la organización para tener un mejor aprovechamiento de los recursos y llegar a ser costo-eficientes en todos los esfuerzos que se ejecutan. Para desarrollar el modelo de segmentación, primero se debe calcular el "Customer Lifetime Value" o "Donor Lifetime Value" (DLTV) para lograr tener una segmentación basada en el retorno o valor que genera cada uno de los donantes. Posteriormente, según su bajo, medio o alto valor, lo que se quiere es identificar las características principales que representan cada segmento además de su valor con el fin de proponerle a la organización un perfil de donante en el que se deberían enfocar en buscar. Finalmente, se procede a cruzar cada uno de estos segmentos identificados contra el comportamiento de variables como la TRM, o el desempleo para identificar si hay algún patrón o relación entre el promedio de donación y estas variables macroeconómicas para que se puedan anticipar con sus estrategias y minimizar el impacto si es que el comportamiento de los donantes es disminuir su aporte. Todo lo anterior se mostrará en un tablero de control que permita la fácil identificación de estos segmentos y de las estrategias que debo aplicar a cada grupo de donantes.

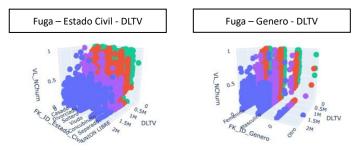
Descripción de conjuntos de datos a emplear

Dentro de los datos suministrados por Proyección Infantil SOS, se cuenta con dos tablas principales, Base de Donantes y Transacciones Donantes Individuales. La primera contiene información sobre todos los donantes, mientras que la segunda contiene información sobre las transacciones. La base de datos de donantes cuenta con 99.594 filas y 19 variables. La base de datos de transacciones contiene por su parte 1.348.521 observaciones y 12 variables. Para la limpieza de esta información, se eliminaron las observaciones con error en fecha de aniversario de pago, se eliminaron menores de edad y mayores de 90 años, se ajustaron todas las fechas en su formato correspondiente y se corrigieron las probabilidades de Churn y Lapsed, dividiendo entre 100 en los casos en los que se asignaron valores mayores a 1. La siguiente tabla muestra algunas descriptivas para la base de datos depurada. Adicionalmente, se describe el género y las edades de los donantes.

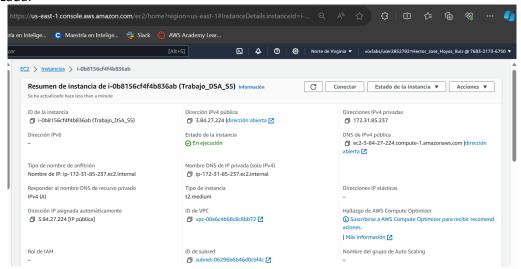
Modelos desarrollados

1. Segmentación con k-prototypes

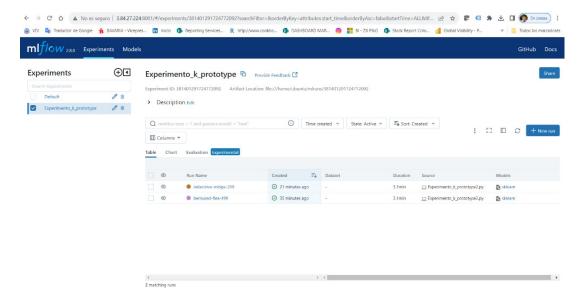
En este modelo se intentaron varias combinaciones de variables categóricas como la edad, estado civil y género, pero los resultados arrojaron que ninguna de estas variables es representativa para caracterizar los segmentos, pues solo el valor del donante (DLTV) es el que predominaba en la segmentación como podemos ver en las siguientes imágenes.



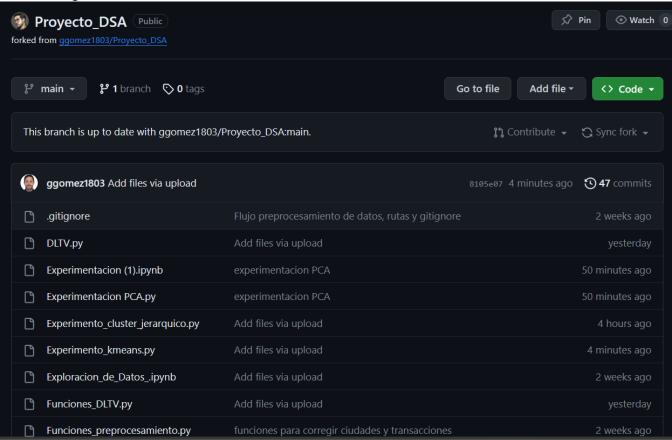
Instancia lanzada:



Experimentos en MLFlow:

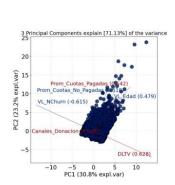


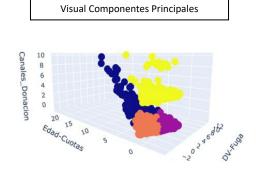
Archivos cargados a Github:



2. PCA para reducción de dimensionalidad y K-means

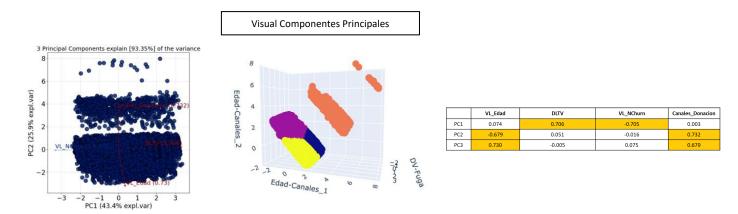
En el análisis de componentes principales, inicialmente se usaron 6 variables para reducirlas a tres componentes principales, con el fin de ayudar a mejorar la interpretabilidad de los datos, estos tres componentes explicaron el 71% de la varianza. Sin embargo, dentro de las variables utilizadas se encontraban el promedio de cuotas pagadas y no pagadas anuales donde se evidenciaron datos sin sentido en análisis previos.





	VL_Edad	Prom_Cuotas_No _Pagadas	Prom_Cuotas_Pa gadas	DLTV	VL_NChurn	Canales_D onacion
PC1	0.223	0.151	0.394	0.628	-0.615	-0.005
PC2	0.479	0.518	0.542	-0.323	0.319	-0.044
PC3	-0.284	0.314	0.032	0.014	0.002	0.905

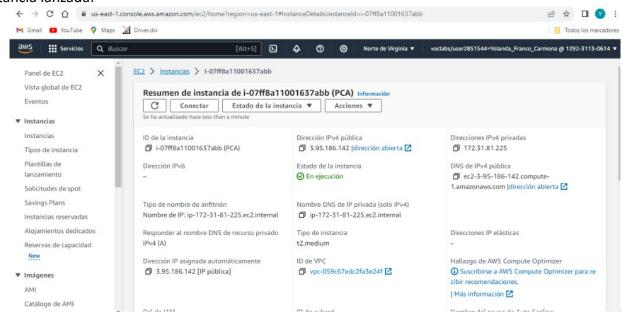
Se hizo un segundo intento con cuatro variables reduciéndolas a tres componentes y explicando el 93% de la varianza, pero los componentes dos y tres eran una combinación lineal de las mismas variables, por lo que se procede a reducirlo a dos componentes principales, explicando el 69% de la varianza. Dentro de este último modelo la variable de canales de donación no parece representar o ser parte de algún perfil especifico dentro de los segmentos, por lo que se decidió quitarla y usar solamente k-means.



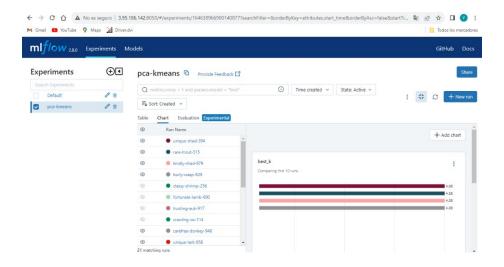
3. PCA para reducción de dimensionalidad y K-means con MIFlow

Se utilizó el control de versiones para verificar el número óptimo para el parámetro k y adicionalmente se calculó la métrica de silhouette_score para establecer el grado de disimilaridad de los clusters creados. Al modificar el parámetro de número de componentes principales se obtuvo que en todos los casos el número óptimo de componentes era 4, por lo que el índice de silhouette dio igual a 0.48 en los modelos evaluados. Los resultados de los diferentes experimentos realizados se pueden ver en MIFlow

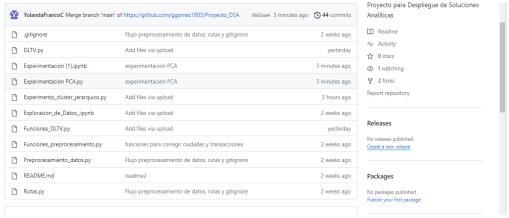
Instancia lanzada:



Experimentos en MIFlow



Archivos cargados a GitHub:



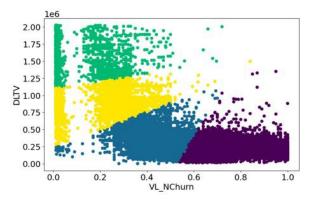
K-means con diferentes grupos de variables

En este modelo se experimentó con diferentes variables y diferente número de segmentos. Inicialmente con variables como el DLTV, la edad y la probabilidad de fuga, sin embargo, durante varias corridas se evidenciaron que no existe una diferencia muy significativa entre clusters para la variable de edad, esto quiere decir que no es un eje de segmentación muy relevante y por esta razón se elimina de los ejes de segmentación para quedar finalmente con el valor del donante y su probabilidad de fuga obteniendo un resultado que hace sentido estratégico para alinear las estrategias actuales de la organización.

Los cuatro segmentos obtenidos son:

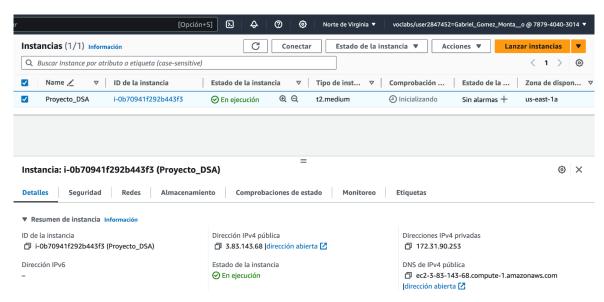
- 1. Segmento en fuga: donantes con bajo valor y alta probabilidad de fuga (Morado)
- 2. Segmento potencial: donantes con medio-bajo valor y medio-bajo probabilidad de fuga (Azul)
- 3. Segmento en crecimiento: donantes de medio valor y baja probabilidad de fuga (Amarillo)
- 4. Segmento estrella: donantes de alto valor y baja probabilidad de fuga (Verde)

Aprovechando la interpretabilidad de esta segmentación que se puede ver en la imagen a contnuación, se pueden realizar recomendaciones coherentes sobre qué estrategias enfocar en cada grupo de donantes de la siguiente manera:

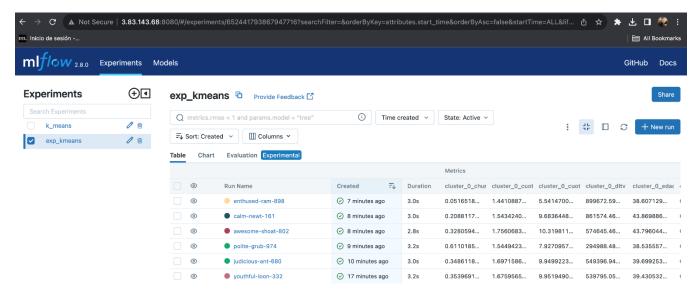


- Segmento estrella (Verde): Para estos donantes se pueden dirigir las estrategias más costosas con tal de seguir fidelizándolos tales como el programa de puntos y el club de beneficios
- Segmento en crecimiento (Amarillo): Se puede crear comunicaciones donde se muestre la labor realizada con las donaciones y exaltar su importancia para generar un estado aspiracional y filantrópico para que estos donantes lleguen a hacer parte del segmento de mayor valor
- Segmento potencial (Azul): Se recomienda promover las donaciones ya sea llamando a buscar un incremento de donación o crear nuevos canales para que donen
- Segmento en fuga (Morado): Se debe realizar estrategias de concientización y crear sentido de urgencia en la problemática para evitar que dejen de donar.

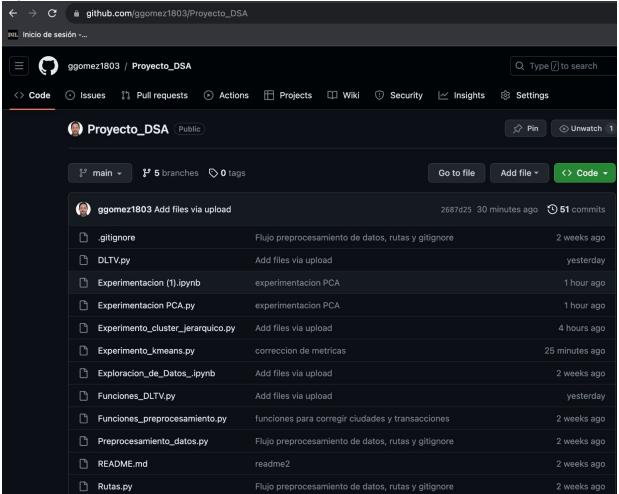
Instancia lanzada



Experimentos en MLFlow



Repositorio de GitHub



Dashboard desarrollado según la maqueta anteriormente presentada en la entrega 1.



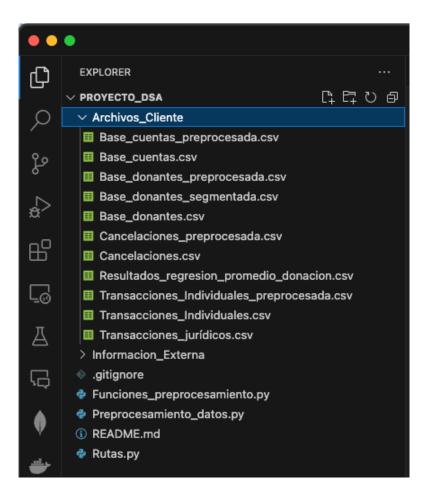
Repositorio con todos los códigos

Link del repositorio: https://github.com/ggomez1803/Proyecto DSA.git

Contribución de los integrantes:



Fuentes de datos a emplear para los modelos (no se pueden enviar por un acuerdo de confidencialidad)



Reporte de trabajo en equipo:

Yolanda Franco –	- Organización y delegación de funciones del grupo.
Project Manager	 Exploración de datos de los donantes.
	 Proyecto, pregunta de negocio y alcance del proyecto
	informe.
Daniel Rozo –	- Reporte de trabajo en equipo.
Visualization Leader	 Diseño dashboard preliminar acorde a maqueta
	 Colaboración en el procesamiento de experimentos
	 Visualizaciones de donantes informe.
Gabriel Gomez –	 Organización del repositorio en Github.
Analytics Leader	 Elaboración Experimentos PCA 1
	- Elaboración experimentos Kmeans
	 Código Dashboard preliminar
Jose Hoyos –	- Elaboración Experimentos
Commercial Executive	 Informe descripción conjunto de datos a explorar.

Reporte de trabajo en el repositorio de Github:

Todos los miembros del equipo colaboraron en parte del procesamiento de datos de los datos de donantes de nuestro proyecto. El siguiente es el reporte descargado de Github: ggomez1803/Proyecto DSA: Proyecto para Despliegue de Soluciones Analíticas (github.com)

