

Autenticación Incluyente



El modelo que dio solución a la necesidad de segmentar a los clientes fue K-Means, desarrollado en Python, debido a que su nivel de precisión fue adecuado y es un algoritmo sencillo de implementar. En su desarrollo se simuló datos sobre características inherentes del cliente, información transaccional de entrada y salida, incluyendo montos y conteo de transacciones así como detalles de los comercios relacionados para poder generar nuevas variables que pudieran estar asociadas a discapacidades.

El modelo fue montado en AWS dónde se creó la API.

Para hacer más seguro el proceso la API es consultada a través de Postman.

Autenticación Incluyente

Tecnología



Simulación de datos



Desarrollo del modelo



Generación de función que recibe la información de las variables para calcular el resultado del modelo



Creación de Lambda, dónde se implementó la función anterior y se programó la consulta del cliente por ID.



Uso de API Gateway para crear url de la Lambda para la implementación de la solución.



Se utilizó Postman para poder realizar las consultas a la API.



Se propone un recomendador, utilizando el algoritmo K-Means, debido a su fácil implementación y a que el problema presenta una proporción muy baja de evento (clientes con discapacidad/adultos mayores), y la población no se encuentra previamente clasificada, por lo que un modelo supervisado resulta difícil de realizar con un buen ajuste.

Se generó una función que calcula la distancia euclidiana utilizando los centroides previamente obtenidos por el modelo, para implementar la solución mediante una API utilizando Lambda AWS.

Utilizamos una Lambda, que recibe el identificador del cliente o los valores de las variables utilizadas en el modelo, para obtener la recomendación del mejor autenticador para las necesidades del cliente