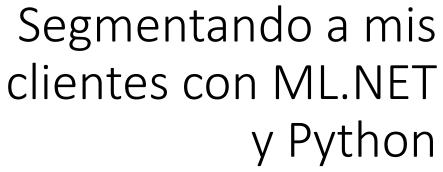
2022



¿Quién lo hará mejor?





Sponsors





TOMOTA

ilitia



¿Quién Soy?



Director
Verne Tech

Soy Antonio Soto, llevo más de 20 años dedicado al mundo del análisis de datos, desde los primeros sistemas Data Warehouse, hasta el desarrollo de soluciones integradas con Inteligencia Artificial de hoy en día, pasando por todos los puntos intermedios. Me he tocado viajar por el mundo diseñando sistemas y soluciones enfocadas a la toma de decisiones en todos los sectores y en empresas de diferentes tamaños.

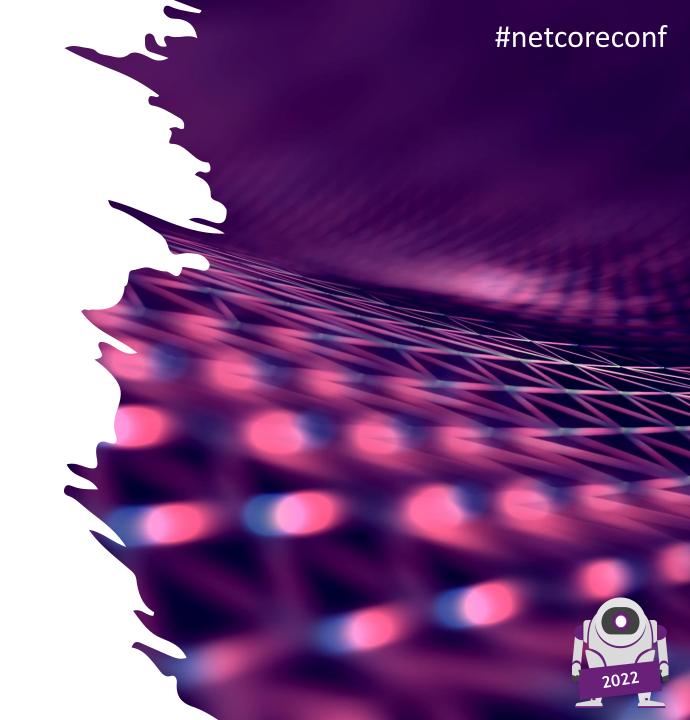
antonio.soto@verneit.com

https://www.linkedin.com/in/antoniosql



Agenda

- O1 Segmentación de clientes. RFM
- O2 Clustering K Means
- 03 K-Means con Python
- 04 K-Means con ML.NET
- 05 Conclusiones



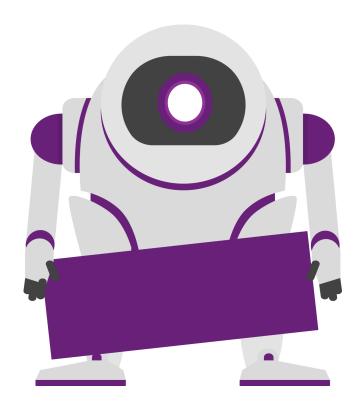
El Entorno

- Visual Studio Code
- Jupyter Notebooks
 - Polyglot
- NET Core
 - Microsoft.ML
 - System.Data.SqlClient
- Python
 - sklearn



RFM

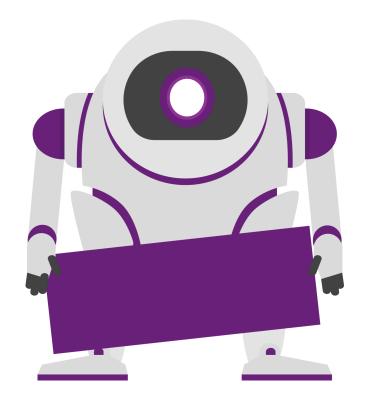
- Segmentación de clientes en base al valor aportado Basado en la regla de Pareto
- Cálculo de:
 - Recency
 - Frequency
 - Monetary Value





RFM ¿ Cómo lo calculo?

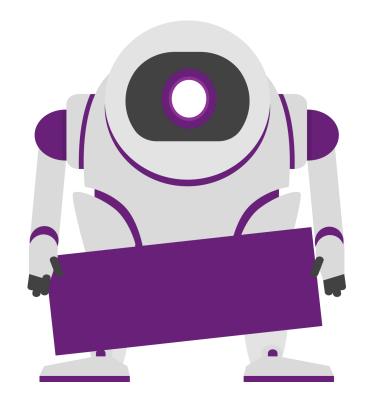
- Normal general: Uso de quintiles
 - 50%(1) 30%(2) 15%(3) 4%(4) 1%(5)
- Tiempo de análisis
 - Habitualmente dos años
- Scoring
 - Concatenando los parámetros recency + frequency + money
 - Multiplicando R*F*M
 - Otra opción es (3*R+2*F+M)*3.3
 - También se puede sumar los 3 parámetros y dividirlos entre tres





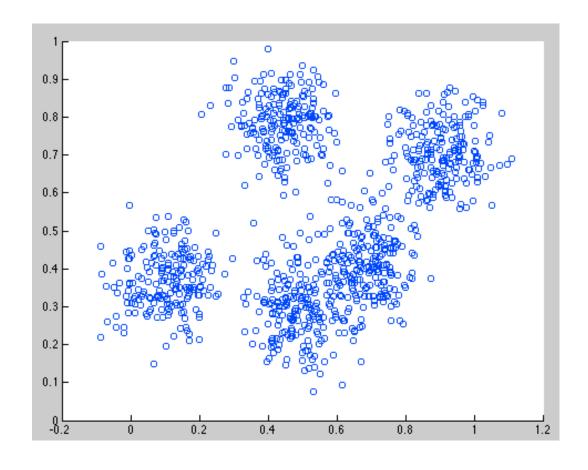
Clustering KMeans

• Aprendizaje No Supervisado





Clustering

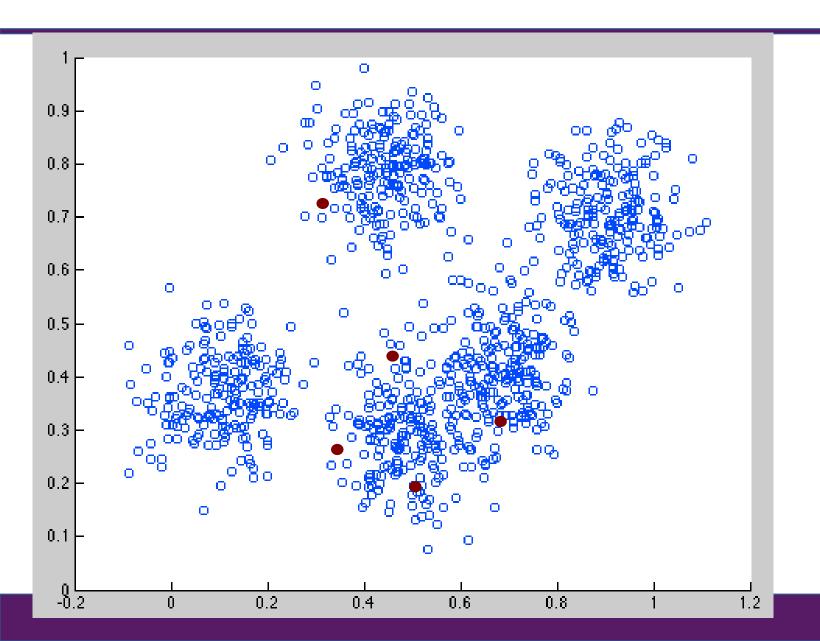




KMeans

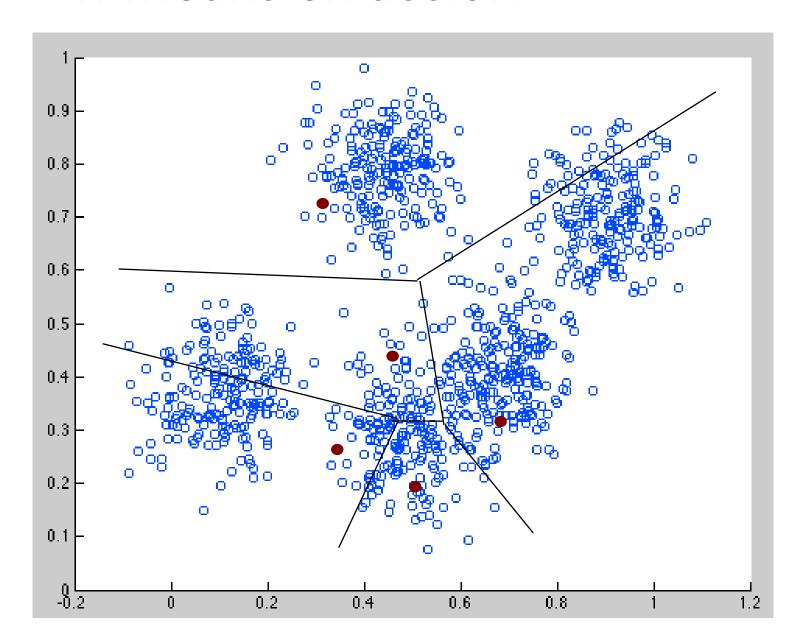
- Como entrada el número de clusters. Inicializa los centros aleatoriamente
- Asigna todos los puntos al centro de cluster más cercano
- Cambia los centros de los clusters para que se encuentren en el centro de sus puntos
- Repite hasta la convergencia



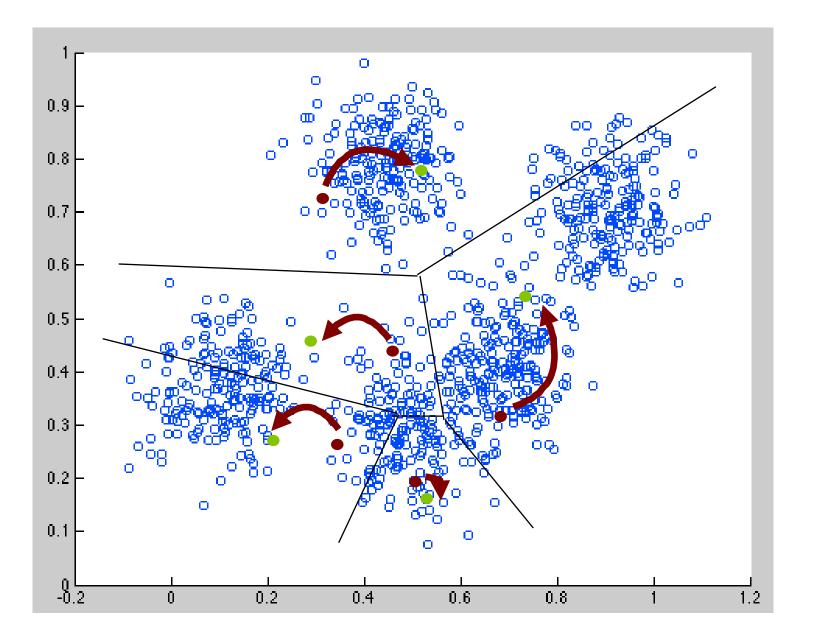


- 1. Entrada número de clusters, inicializa los centros aleatoriamente
- 2. Asigna todos los puntos al centro del cluster más cercano
- 3. Cambia los centros del cluster para que esté en el medio de sus puntos
- 4. Repite hasta converger

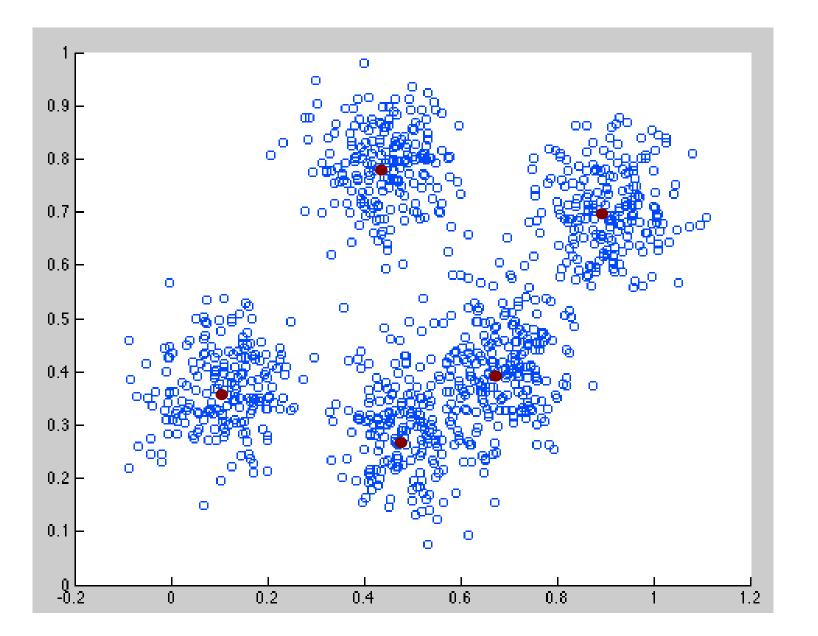




- 1. Entrada número de clusters, inicializa los centros aleatoriamente
- 2. Asigna todos los puntos al centro del cluster más cercano
- 3. Cambia los centros del cluster para que esté en el medio de sus puntos
- 4. Repite hasta converger

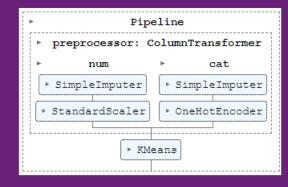


- 1. Entrada número de clusters, inicializa los centros aleatoriamente
- 2. Asigna todos los puntos al centro del cluster más cercano
- 3. Cambia los centros del cluster para que esté en el medio de sus puntos
- 4. Repite hasta converger

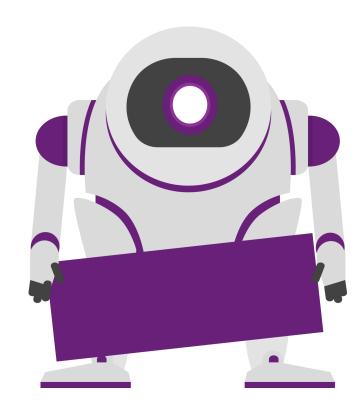


- 1. Entrada número de clusters, inicializa los centros aleatoriamente
- 2. Asigna todos los puntos al centro del cluster más cercano
- 3. Cambia los centros del cluster para que esté en el medio de sus puntos
- 4. Repite hasta converger

K-Means con Python



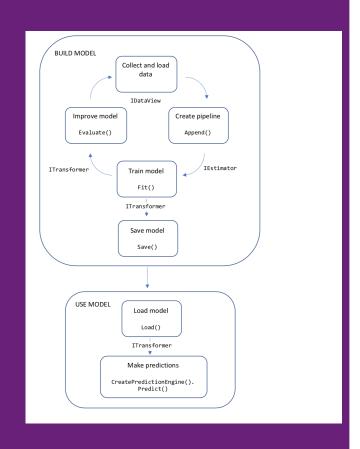
- Calculamos RFM y cruzamos con clientes
- Pipeline de transformación Entrenamiento del Modelo

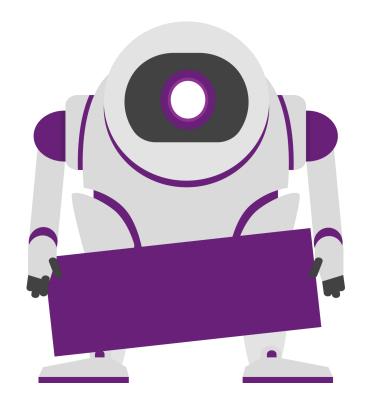




K-Means con ML.NET

- Definimos Esquema
- **MLContext**
- Preparamos y Transformamos Entrenamos el Modelo

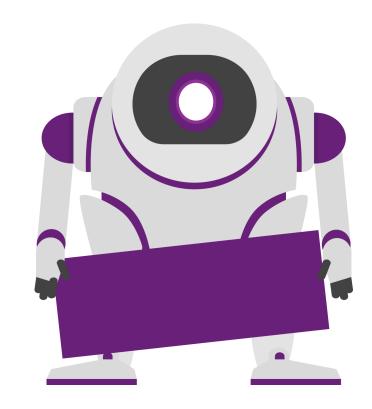






Conclusiones

- Las implementaciones de Algoritmos son igual de "potentes" o más en ML.NET, pero obviamente no están los mismos
- Tenemos a nuestra disposición las tareas tradicionales para la preparación de datos y la creación de pipelines
- En ML.NET tenemos menos posibilidades "sencillas" de visualización





Sponsors





TOMOTA

ilitia





More information: info@netcoreconf.com @Netcoreconf

Visit on: netcoreconf.com

