## Introducción a la Ciencia de Datos Maestría en Ciencia de Datos y Aprendizaje Automático Facultad de Ingeniería, UdelaR

11/07/2024

Tarea 3

Joana Auriello, Pablo Molina

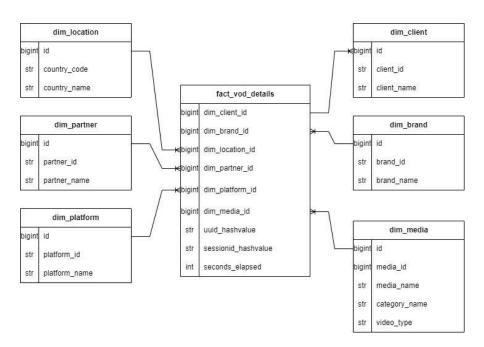
## Datos: descripción y calidad

Los datos a analizar surgen de los logs de aplicaciones de servicios de streaming. De estos logs se extraen datos vinculados a los dispositivos, sistemas operativos, plataformas, ubicaciones geográficas, entre otros, de los usuarios que están consumiendo el contenido disponible en estas apps de streaming. Estos logs son procesados a través de pipelines ETL en la nube y se cargan a un data warehouse periódicamente.

Por razones de granularidad de los datos y privacidad, a pesar de que mantenemos una muestra representativa, en este trabajo se presenta solamente una parte del esquema completo con el que se trabaja usualmente.

A modo de ejemplo y para demostrar la dimensión de los datos utilizados, un solo día de datos representado a nivel de títulos individuales por usuario tiene aproximadamente más de 2 millones de registros.

#### Modelo de datos



En este modelo, la tabla fact\_vod\_details actúa como tabla de hechos y contiene los datos principales de visualización, incluyendo uuid\_hashvalue(llave primaria), seconds\_elapsed y sessionid\_hashvalue. Las llaves foráneas en esta tabla (dim\_client\_id, dim\_brand\_id, dim\_location\_id, dim\_partner\_id, dim\_platform\_id, dim\_media\_id) se relacionan con las tablas dimensionales correspondientes. La tabla dim\_client incluye id (llave primaria), client\_id y client\_name. La tabla dim\_brand contiene id (llave primaria), brand\_id y brand\_name. La tabla dim\_location tiene id (llave primaria), country\_code y country\_name. La tabla dim\_partner incluye id (llave primaria), partner\_id y partner\_name. La tabla dim\_platform contiene id (llave primaria), platform\_id y platform\_name. Finalmente, la tabla dim\_media incluye id (llave primaria), media\_id, media\_name, category\_name y video\_type. Estas relaciones permiten la integración de datos detallados sobre clientes, marcas, ubicaciones, sistema operativo, plataformas y títulos

A partir de este modelo se genera un dataset que contiene las siguientes columnas:

client\_id, client\_name, brand\_id, brand\_name, country\_code, country\_name, partner\_id, partner\_name, platform\_id, platform\_name, media\_id, media\_name, category\_name, video\_type, UUID\_HASHVALUE, seconds\_elapsed, sessions (número total de sesiones, definido como count distinct de sessionid\_hashvalue).

### Calidad

- Inconsistencia en las Categorías: Dado que cada cliente define sus propias categorías en su aplicación, es posible encontrar categorías similares con nombres diferentes, como "Comedia" y "Comedy". Esto puede dificultar el análisis agregado y la comparación entre usuarios.
- Datos Faltantes o Incompletos: Puede haber registros con valores faltantes en campos clave como client\_name, brand\_name, country\_name, etc. Esto afectaría la precisión de los análisis y reportes.
- **Duplicación de Datos:** Podrían existir **duplicados** en la tabla fact\_vod\_uu\_details o en las tablas dimensionales, lo que inflaría los resultados de conteos y sumas.
- Valores Nulos o Incorrectos en Llaves Foráneas: Las llaves foráneas en fact\_vod\_uu\_details pueden tener valores nulos o incorrectos, impidiendo la correcta relación con las tablas dimensionales y afectando la integridad referencial.
- **Problemas de Integridad Referencial:** Falta de correspondencia entre las llaves primarias de las tablas dimensionales y las llaves foráneas en la tabla de hechos puede llevar a registros huérfanos o a la imposibilidad de realizar uniones correctas.
- Formato de Datos Inconsistente: Diferencias en el formato de datos, como fechas en diferentes formatos o códigos de país inconsistentes (USA vs US), pueden complicar la consolidación y análisis de datos.

Para abordar estos problemas, se podría implementar procesos de limpieza y estandarización de datos, como la normalización de categorías, la validación de llaves foráneas, la deduplicación de registros y la implementación de controles de calidad de datos durante la recolección y carga de datos.

# Problemática a resolver con herramientas del curso

#### Problema/Pregunta a Resolver

¿Cómo podemos segmentar a los usuarios basándonos en sus patrones de visualización y características demográficas para mejorar la personalización de contenido y las estrategias de retención?

# Descripción de la implementación de la solución

### Métodos

Para resolver este problema, se puede seguir un proceso estructurado que involucre varias etapas de la ciencia de datos, aplicando conceptos y herramientas presentadas en el curso.

#### 1. Recolección y Exploración de Datos

- Recolección: Usar la consulta proporcionada para recolectar datos relevantes de las tablas fact\_vod\_uu\_details, dim\_client, dim\_brand, dim\_location, dim\_partner, dim\_platform y dim\_media.
- Exploración: Realizar un análisis exploratorio de datos (EDA) para entender las distribuciones, valores atípicos y patrones generales. Visualizar datos usando histogramas, gráficos de barras y matrices de correlación para identificar relaciones importantes entre variables.

#### 2. Limpieza y Calidad de Datos

- Limpieza: Tratar los valores faltantes y duplicados. Normalizar las categorías de medios para evitar inconsistencias. Validar y corregir las llaves foráneas para mantener la integridad referencial.
- Calidad de Datos: Implementar controles de calidad para asegurar que los datos sean precisos, completos y consistentes.

#### 3. Segmentación y Aprendizaje Automático

 Segmentación de Clientes: Utilizar métodos de aprendizaje no supervisado como K-means clustering para segmentar a los usuarios en grupos basados en sus patrones de visualización y características demográficas.

#### 4. Visualización e Interpretación de Resultados

- Visualización de Resultados: Crear gráficos de dispersión, diagramas de cajas y gráficos de radar para visualizar los segmentos de usuarios. Usar mapas de calor para visualizar la correlación entre las variables y los clusters formados.
- Interpretación: Interpretar los resultados para entender las características y comportamientos de cada segmento. Identificar patrones comunes y diferencias clave entre los segmentos.

#### 5. Aplicaciones Prácticas

 Personalización de Contenido: Utilizar los segmentos de clientes para desarrollar recomendaciones personalizadas de contenido.  Estrategias de Retención: Diseñar estrategias de retención específicas para cada segmento basado en sus características y comportamientos.

## Implementación

## Visualizaciones

