# Análisis del Catálogo de Netflix

### **Contexto**

El objetivo de este proyecto es analizar el catálogo de contenido de Netflix utilizando técnicas de Análisis Exploratorio de Datos (EDA) y modelos de Machine Learning (ML). El propósito es comprender los patrones de crecimiento del catálogo, la predominancia de títulos de Estados Unidos y la frecuencia del género 'Drama'. El análisis está guiado por tres hipótesis principales para obtener información sobre la distribución y evolución del contenido en Netflix.

# Hipótesis

- 1. Netflix ha aumentado significativamente la cantidad de contenido en los últimos años.
  - Justificación: Dada la estrategia de Netflix de expandir su catálogo, se espera un aumento notable en el número de lanzamientos en la última década.
- 2. La mayoría del contenido en Netflix proviene de Estados Unidos.
  - Justificación: Al ser una empresa con sede en EE. UU., es posible que el catálogo tenga una proporción significativa de contenido proveniente de dicho país.
- 3. El género 'Drama' es el más común en Netflix.
  - Justificación: El drama es un género popular tanto en películas como en series, por lo que se espera que sea el más frecuente en la plataforma.

### **Análisis Exploratorio de Datos (EDA)**

### Análisis Univariante

- Análisis de la distribución del contenido por año para observar tendencias de crecimiento.
- Distribución de tipos de contenido (Películas vs. Series).
- Top 10 de géneros por frecuencia.
- Países más representados en el catálogo.

### Análisis Bivariante

- Comparación entre películas y series a lo largo del tiempo para observar patrones de crecimiento.
- Distribución de géneros entre películas y series.
- Relación entre el año de lanzamiento y el género.

#### Análisis Multivariante

- Análisis de la distribución de países dentro de los diferentes géneros.
- Análisis cruzado de tipo de contenido, género y año de lanzamiento.

Heatmaps para visualizar correlaciones entre variables numéricas y categóricas.

#### **Visualizaciones**

- Gráficos de líneas y barras para el crecimiento del contenido.
- Gráficos circulares para la distribución de géneros.
- Diagramas de caja para analizar la duración de películas y series.
- Heatmaps para correlaciones multivariantes.

### **Modelos de Machine Learning**

#### Selección del Modelo

- Clasificador Random Forest para clasificación binaria.
- Tres modelos, uno para cada hipótesis.

#### Resultados

### 1. Hipótesis 1 (Crecimiento del Contenido)

- o Precisión: 62%
- El modelo predice correctamente el aumento de contenido en los últimos años.

### 2. Hipótesis 2 (Predominancia de Contenido de EE. UU.)

- o Precisión: 64%
- El modelo tiene un mejor rendimiento al identificar contenido no estadounidense, lo que refleja diversidad en el catálogo.

### 3. Hipótesis 3 (Frecuencia del Género Drama)

- Precisión: 69%
- o El modelo confirma que el drama es el género más frecuente, especialmente en películas.

### **Conclusiones y Recomendaciones**

- Netflix ha aumentado significativamente su volumen de contenido, especialmente entre 2012 y 2018, lo que refleja una estrategia de expansión.
- Aunque la mayoría del contenido proviene de Estados Unidos, la presencia de títulos de otros países muestra una creciente diversidad.
- El drama sigue siendo el género más común, destacando su atractivo global y preferencia del público.
- Se recomienda que Netflix continúe diversificando el origen del contenido mientras mantiene el enfoque en géneros que resuenan con la audiencia, como el drama.

# Requerimientos

- Python 3.7+
- Bibliotecas: pandas, numpy, sklearn, matplotlib, seaborn