# Homework Lab

Ilhan Ankoue & Lucas Mastier

# Analyse des comédies musicales les mieux notées et leur évolution au fil du temps

### 1. Objectif du Projet

Le projet vise à analyser les comédies musicales les mieux notées et à suivre l'évolution de leurs notes au fil du temps. L'analyse s'appuie sur des données issues de critiques d'utilisateurs. Nous avons utilisé Azure pour réaliser ce projet.

#### 2. Nettoyage des Données

Pour garantir l'intégrité des données, nous avons nettoyé le fichier CSV user\_reviews en supprimant toutes les lignes où la colonne reviewld était NULL. Nous avons utilisé un script Python pour accomplir cette tâche :

import pandas as pd

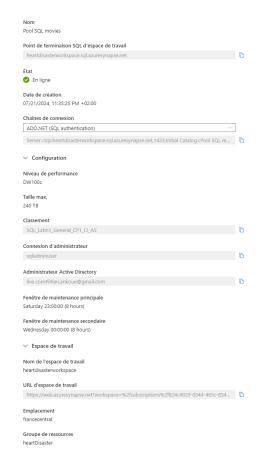
```
# Lire le fichier CSV
df = pd.read_csv(r"C:\Users\U1\Downloads\archive\user_reviews.csv\user_reviews.csv")
```

# Supprimer les lignes où reviewld est NULL ou vide df cleaned = df[df['reviewld'].notna() & (df['reviewld']!= ")]

# Sauvegarder le fichier nettoyé df\_cleaned.to\_csv(r"C:\Users\U1\Downloads\archive\user\_reviews.csv\user\_reviews\_clean. csv", index=False)

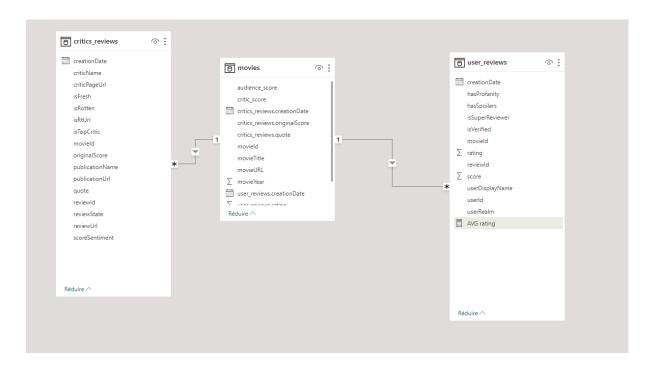
#### 3. Création de l'Infrastructure sur Azure

- Azure Data Lake Storage Gen2: Nous avons créé un Data Lake pour stocker nos fichiers CSV provenant d'un dataset Kaggle.
- Groupe de Ressources et Compte de Stockage : Mise en place d'un groupe de ressources et d'un compte de stockage sur Azure pour gérer nos actifs.
- Azure Synapse Analytics : Création d'un environnement Synapse et d'un SQL pool pour le traitement des données.



# 4. Création et Remplissage des Tables dans Synapse

#### 1. Création des Tables



#### 1.1 Entités et Attributs

- 1. critics reviews
  - reviewId (PK): Identifiant unique de la critique
  - movield : Identifiant du film (FK)
  - creationDate : Date de création de la critique
  - criticName : Nom du critique
  - criticPageUrl : URL de la page du critique
  - reviewState : État de la critique
  - isFresh: Indicateur si la critique est positive
  - isRotten : Indicateur si la critique est négative
  - isRtUrl: URL vers Rotten Tomatoes
  - isTopCritic : Indicateur si le critique est un critique top
  - publicationUrl : URL de la publication
  - publicationName : Nom de la publication
  - reviewUrl : URL de la critique
  - quote : Citation de la critique
  - scoreSentiment : Sentiment du score
  - originalScore : Score original de la critique

#### 2. movies

- movield (PK): Identifiant unique du film
- movieTitle : Titre du film
- movieYear : Année de sortie du film
- movieURL : URL du film
- critic\_score : Score des critiques
- audience score : Score du public
- 3. user reviews
  - reviewId (PK): Identifiant unique de la critique
  - movield : Identifiant du film (FK)
  - rating : Note attribuée par l'utilisateur
  - quote : Citation de l'utilisateur
  - isVerified : Indicateur si l'utilisateur est vérifié
  - isSuperReviewer : Indicateur si l'utilisateur est un super critique
  - hasSpoilers : Indicateur si la critique contient des spoilers
  - hasProfanity : Indicateur si la critique contient des obscénités
  - score : Score attribué par l'utilisateur
  - creationDate : Date de création de la critique
  - userDisplayName : Nom d'affichage de l'utilisateur
  - userRealm : Domaine de l'utilisateur
  - userId : Identifiant unique de l'utilisateur

#### Relations

- 1. critics reviews a une relation N-1 avec movies:
  - Chaque critique de critics reviews est liée à un film dans movies.
  - movield dans critics\_reviews est une clé étrangère (FK) référencée à movield dans movies.
- 2. user reviews a une relation N-1 avec movies:
  - Chaque critique d'utilisateur de user reviews est liée à un film dans movies.

 movield dans user\_reviews est une clé étrangère (FK) référencée à movield dans movies.

#### 1.2 Création des tables

-- Creating critics reviews table

Nous avons créé trois tables dans Azure Synapse Analytics pour stocker nos données :

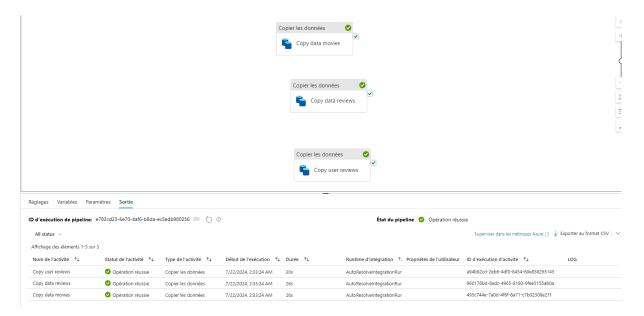
```
-- Dropping existing tables if they exist
IF EXISTS (SELECT * FROM sys.tables WHERE name = 'critics reviews')
BEGIN
  DROP TABLE [dbo].[critics_reviews];
END;
IF EXISTS (SELECT * FROM sys.tables WHERE name = 'user reviews')
BEGIN
  DROP TABLE [dbo].[user_reviews];
END:
IF EXISTS (SELECT * FROM sys.tables WHERE name = 'movies')
BEGIN
  DROP TABLE [dbo].[movies];
END:
-- Creating movies table
CREATE TABLE [dbo].[movies]
  movield NVARCHAR(255) NOT NULL,
  movieTitle NVARCHAR(255),
  movieYear INT,
  movieURL NVARCHAR(255),
  critic score NVARCHAR(255),
  audience_score NVARCHAR(255),
  CONSTRAINT PK movies PRIMARY KEY NONCLUSTERED (movield) NOT
ENFORCED
WITH
  DISTRIBUTION = HASH (movield),
  CLUSTERED COLUMNSTORE INDEX
);
```

```
CREATE TABLE [dbo].[critics_reviews]
  reviewId NVARCHAR(255),
  movield NVARCHAR(255), -- Logical relationship with movies table
  creationDate DATE,
  criticName NVARCHAR(255).
  criticPageUrl NVARCHAR(255),
  reviewState NVARCHAR(50),
  isFresh BIT,
  isRotten BIT,
  isRtUrl BIT,
  isTopCritic BIT,
  publicationUrl NVARCHAR(255),
  publicationName NVARCHAR(255),
  reviewUrl NVARCHAR(255),
  quote NVARCHAR(4000),
  scoreSentiment NVARCHAR(255),
  originalScore NVARCHAR(255),
  CONSTRAINT PK_critics_reviews PRIMARY KEY NONCLUSTERED (reviewId) NOT
ENFORCED
WITH
  DISTRIBUTION = HASH (reviewId),
  CLUSTERED COLUMNSTORE INDEX
);
-- Creating user reviews table
CREATE TABLE [dbo].[user_reviews]
  reviewId NVARCHAR(255),
  movield NVARCHAR(255), -- Logical relationship with movies table
  rating DECIMAL(3, 1),
  quote NVARCHAR(4000),
  isVerified BIT,
  isSuperReviewer BIT,
  hasSpoilers BIT,
  hasProfanity BIT,
  score FLOAT.
  creationDate DATE.
  userDisplayName NVARCHAR(255),
  userRealm NVARCHAR(255),
  userId NVARCHAR(255),
  CONSTRAINT PK_user_reviews PRIMARY KEY NONCLUSTERED (reviewId) NOT
ENFORCED
WITH
```

```
DISTRIBUTION = HASH (movield),
CLUSTERED COLUMNSTORE INDEX
);
```

#### 2. Importation des Données

Nous avons utilisé Azure Data Factory pour créer des pipelines qui importent les données des fichiers CSV dans les tables Azure Synapse Analytics.



#### 5. Visualisation des Données avec Power BI

#### 1. Connexion à Azure Synapse Analytics

Nous avons connecté Power BI à notre serveur Azure Synapse Analytics en utilisant les informations d'identification appropriées.

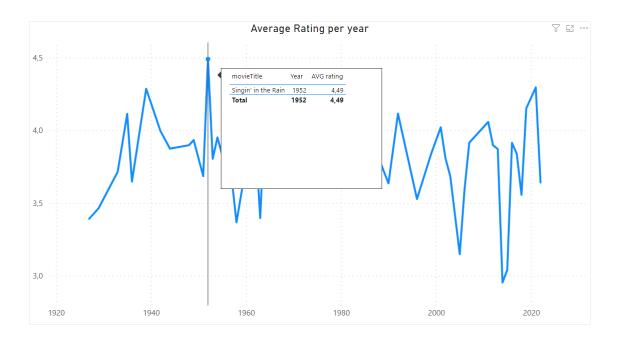
#### 2. Création des KPI

Nous avons créé deux KPI principaux dans Power BI :

• Les comédies musicales les mieux notées : Un KPI montrant les films les mieux notés sur la base des scores des critiques et des audiences.

	Top Rate	
Movie	Year	Rate
Singin' in the Rain	1952	4,49
Tick, Tick Boom!	2021	4,42
Sing Street	2016	4,41
Lagaan: Once Upon a Time in India	2001	4,39
In the Heights	2021	4,34
Fiddler on the Roof	1971	4,30
The Wizard of Oz	1939	4,29
The Blues Brothers	1980	4,28
West Side Story	3982	4,28
The Court Jester	1955	4,25
Blinded by the Light	2019	4,25
Hedwig and the Angry Inch	2001	4,14
My Fair Lady	1964	4,14
Rocketman	2019	4,14
Once	2007	4,13
A Hard Day's Night	1964	4,13
Top Hat	1935	4,13
Mary Poppins	1964	4,12
Hipsters	2011	4,12
French Cancan	1955	4,12
The Muppet Movie	1979	4,12
The Muppet Christmas Carol	1992	4,12
A Night at the Opera	1935	4,10
The Sound of Music	1965	4,06
The Muppets	2011	4,06
The Umbrellas of Cherbourg	1964	4,06
White Christmas	1954	4,06

• Évolution de la Note Globale Moyenne : Un KPI montrant l'évolution des notes globales moyennes des comédies musicales par année.



# 6. Résultats et Insights

Les visualisations Power BI nous ont permis d'identifier les comédies musicales les mieux notées et de suivre les tendances des notes au fil des ans. Cela peut aider à comprendre l'évolution de la popularité et de la qualité perçue des comédies musicales.

# Conclusion

Le projet a permis de mettre en place une infrastructure complète pour le nettoyage, le stockage, l'analyse et la visualisation des données des critiques de comédies musicales. Les insights obtenus peuvent être utilisés pour des analyses plus approfondies et pour guider les décisions dans l'industrie du divertissement.

Si vous avez des questions supplémentaires ou avez besoin de plus de détails sur certaines parties du projet, n'hésitez pas à demander.