

# Evidencia De Aprendizaje 4 Documentación de la Arquitectura y Modelo de Datos

Adriana María Aguilar Viloria Edwin BernardoVilla Sánchez Nikol Tamayo Rúa

#### **Docente:**

Andrés Callejas

#### **Curso:**

Infraestructura y Arquitectura para Big Data

Programa Ingeniería de Software y Datos Facultad Ingenierías y Ciencias Agropecuarias Institución Universitaria Digital de Antioquia 2025



# Tabla de Contenido

Introducción	3
Objetivo	4
Descripción General de la Arquitectura	5
Estructura del Proyecto	7
Diagrama de Arquitectura	8
Modelo de Datos	9
Justificación de Herramientas y Tecnologías	14
Flujo de Datos y Automatización	17
Conclusiones	19
Recomendaciones	20
Bibliografía	21



#### Introducción

El procesamiento de datos en entornos de Big Data requiere una serie de pasos estructurados para garantizar la calidad, coherencia y utilidad de la información. Este proyecto integrador simula un flujo de trabajo completo en un entorno de datos a gran escala, abarcando desde la ingesta de información hasta su limpieza y enriquecimiento.

El proyecto se estructura en tres etapas fundamentales:

- Ingesta de datos: Se extraen datos desde una API pública y se almacenan en una base de datos local SQLite simulando un entorno en la nube.
- 2 **Preprocesamiento y limpieza**: Se normalizan, transforman y depuran los datos para eliminar inconsistencias y valores atípicos.
- 3 **Enriquecimiento de datos**: Se integran fuente adicional en formato CSV, para complementar la información base y generar un dataset más robusto.

Cada una de estas etapas ha sido desarrollada con herramientas como Python, Pandas y SQLite, y se ha automatizado el flujo de procesamiento mediante GitHub Actions para asegurar su ejecución sistemática y reproducible. Este documento detalla la arquitectura implementada, los componentes del sistema, el modelo de datos resultante y las herramientas utilizadas, proporcionando una visión integral del proyecto.



# Objetivo

Documentar y explicar de forma detallada la arquitectura del proyecto integrador de Big Data, integrando la descripción de las fases (ingesta, preprocesamiento, enriquecimiento) en un entorno simulado de nube, y definir el modelo de datos resultante.



## Descripción General de la Arquitectura

#### Visión Global

El proyecto sigue un enfoque estructurado para el procesamiento de datos en un entorno simulado de Big Data en la nube. Se han implementado tres fases clave:

- Ingesta de Datos: La información se obtiene desde una API (https://api.sampleapis.com/switch/games) y se almacena en una base de datos SQLite (ingestion.db), y en formato XLSX (ingestión.xlsx) para facilitar su procesamiento posterior.
- 2. **Preprocesamiento y Limpieza**: Se eliminan valores nulos, duplicados, se cambia el tipo de dato de la fecha y se estructura la información en un dataset limpio (*cleaned\_data.csv*). Además, se genera un reporte detallando los cambios aplicados (*cleaning\_report.txt*).
- 3. **Enriquecimiento de Datos**: Se integran fuentes adicionales (*additional\_info.csv*) para complementar los datos originales. Se realiza un cruce de información utilizando claves comunes y se genera un dataset enriquecido (*enriched\_data.csv*), junto con un reporte de auditoría sobre la integración realizada (*enriched\_report.csv*).

Cada etapa del proceso genera archivos de auditoría que documentan los cambios y mejoras aplicadas a los datos, asegurando transparencia y trazabilidad en todo el flujo de trabajo. Adicionalmente, se ejecutan de manera automatizada, garantizando la actualización.

#### **Componentes Principales**

#### 1. Base de Datos Analítica (SQLite):

- Es el almacenamiento central donde se guarda la información obtenida desde la API.
- Se estructura en tablas relacionales optimizadas para facilitar consultas y análisis posteriores.



#### 2. Mecanismo de Auditoría:

- Cada fase genera un reporte en static/auditoria/, documentando el estado de los datos antes y después de cada transformación:
  - o ingestion.txt: Contiene detalles de la obtención de datos desde la API.
  - o cleaning\_report.txt: Registra las operaciones de limpieza realizadas.
  - o enrichment\_report.txt: Resume la integración con datos adicionales.

# 3. Mecanismo de Automatización (GitHub Actions):

- Se ha configurado un workflow en GitHub Actions (*test\_proyecto.yml*) que permite ejecutar de forma automatizada los scripts de ingesta, limpieza y enriquecimiento de datos.
- Esta automatización garantiza que los datos estén actualizados y procesados sin intervención manual, mejorando la eficiencia del sistema.



## Estructura del Proyecto

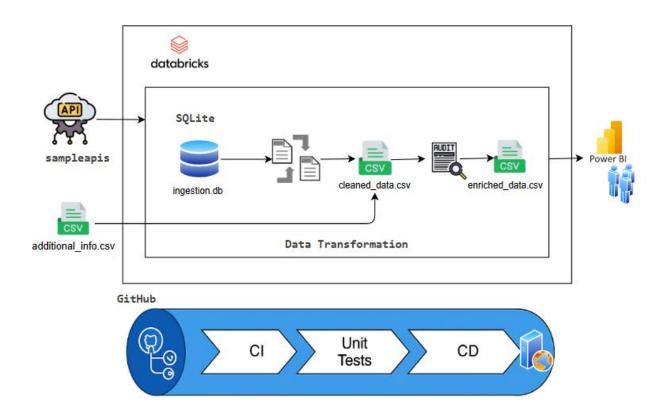
```
[proyecto_integrador_edwin_sanchez_nikol_tamayo_adriana_aguilar]
  - .github
    L-- workflows
        test proyecto.yml # Workflow para la ingesta, limpieza, enriquecimiento y auditoría
 - src
   └── bigdata
           static
             -- auditoria
                 — cleaning report.txt # Reporte de limpieza
                  - exploratory_analysis.txt # Análisis exploratorio
                 ├─ ingestion.txt  # Registro de ingesta
└─ enrichment_report.txt  # Reporte de auditoría del enriquecimiento
               - csv
                cleaned_data.csv  # Datos limpios
 dirty_data.csv  # Datos originales
 additional_info.csv  # Datos adicionales para enriquecer
 enriched_data.csv  # Dataset final enriquecido
               -- db
                └─ ingestion.db
                                       # Base de datos SQLite con los datos procesados
               - xlsx
                 ingestion.xlsx  # Datos en formato Excel
                                               # Script de limpieza de datos
          — cleaning.py
         - enrichment.pv
                                               # Script de enriquecimiento de datos
           ingestion.py
                                               # Script de ingesta de datos
 -- docs
    — arquitectura.drawio
                                                # Diagrama de arquitectura del sistema
    --- modelo_datos.drawio
                                                # Diagrama del modelo de datos
 gitignore

    README.md

 -- setup.py
```



# Diagrama de Arquitectura





#### Modelo de Datos

## Definición del Esquema

El modelo de datos resultante del proceso de integración está compuesto por dos fuentes principales:

## 1. cleaned\_data.csv (Datos principales desde la API)

- Contiene la información base sobre los videojuegos obtenida desde la API https://api.sampleapis.com/switch/games.
- Se aplicaron transformaciones como limpieza de datos y conversión de tipos de datos (por ejemplo, fecha\_lanzamiento a datetime).

# 2. additional\_info.csv (Datos adicionales)

- Proporciona información complementaria sobre los videojuegos, como la plataforma en la que están disponibles, la calificación y el tamaño en GB.
- Se une con cleaned\_data.csv a través del campo id.
- 3. **enriched\_data**: Resultado de la integración entre las dos tablas anteriores.

#### **Transformaciones aplicadas:**

- Unión de datasets por columna 'id'.
- Integración de columnas: plataforma, calificacion, tamaño\_gb



# Tabla 1 cleaned\_data

Metadata Información videojuegos.

Atributo	Descripción	Tipo dato
id	Identificador único del videojuego.	Int(PK)
nombre	Nombre del videojuego.	string
Genero	Género del videojuego.	string
desarrolladores	Nombre del estudio o empresa desarrolladora.	string
publicadores	Empresa responsable de la publicación del juego.	string
fecha_lanzamiento	Fecha en la que el juego fue lanzado.	datetime

Nota. Esta tabla representa la metadata básica de los videojuegos.

Tabla 2 additional\_info

Metadata Información adicional de los videojuegos.

Atributo	Descripción	Tipo dato
id	Identificador del videojuego (relación con cleaned_data.id)	Int(PK)
plataforma	Plataforma en la que está disponible el videojuego.	string
calificacion	Calificación promedio del	float



Atributo	Descripción	Tipo dato
	videojuego.	
Tamaño_gb	Tamaño del juego en GB	float

Nota. Esta tabla representa la metadata con información adicional de los videojuegos.

Tabla 3 enriched\_data

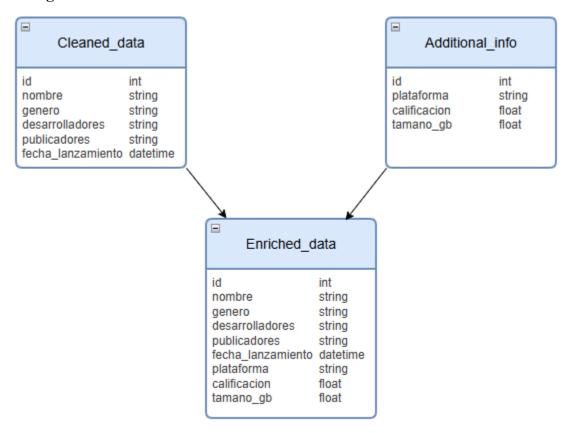
Unión de las tablas cleaned\_data y additional\_info

Atributo	Descripción	Tipo dato
id	Identificador único del	Int(PK)
	videojuego.	
nombre	Nombre del videojuego.	string
Genero	Género del videojuego.	string
desarrolladores	Nombre del estudio o empresa	string
	desarrolladora.	
publicadores	Empresa responsable de la	string
	publicación del juego.	
fecha_lanzamiento	Fecha en la que el juego fue	Datetime
	lanzado.	
plataforma	Plataforma en la que está	string
	disponible el videojuego.	
calificacion	Calificación promedio del	float
Tamaño_gb	Tamaño del juego en GB	float

Nota. Esta tabla representa la unión de las dos tablas anteriores



#### Diagrama de Datos



#### Justificación del Modelo de Datos

El diseño de este modelo se basa en la necesidad de integrar datos limpios con información adicional y mantener un historial de auditoría del proceso de enriquecimiento.

- 1. Estructura clara: Separa los datos base, los datos adicionales y la versión enriquecida.
  - La tabla cleaned\_data → almacena los datos limpios obtenidos tras el preprocesamiento.
  - La tabla additional\_info → enriquece los datos con información complementaria, relacionada a través del id.
  - La tabla enrichment\_data → es la tabla final con la unión de las dos tablas anteriores.



 La tabla enrichment \_report → guarda el registro de auditoría con información sobre las transformaciones realizadas.

# 2. Optimización para Consultas y Análisis:

- Se mantiene una estructura clara donde los datos limpios son la base del análisis.
- La información adicional se vincula para proporcionar detalles adicionales sin modificar la estructura base.
- La auditoría asegura trazabilidad y permite evaluar el impacto de las transformaciones aplicadas.
- 3. **Trazabilidad**: La tabla de auditoría permite rastrear el impacto del enriquecimiento y evaluar la calidad de los datos fusionados.
  - El modelo permite agregar nuevas fuentes de enriquecimiento sin alterar la estructura base.



## Justificación de Herramientas y Tecnologías

#### Elección de Herramientas:

Para el desarrollo del proyecto, se han seleccionado herramientas clave que permiten la correcta integración, procesamiento y análisis de datos. A continuación, se justifica la selección de cada una:

#### 1. Visual Studio Code (VS Code):

- Utilizado como entorno de desarrollo principal para escribir, ejecutar y depurar los scripts de integración de datos.
- Permite la ejecución de consultas SQLite y manipulación de datos con Pandas.

#### 2. SQLite

- **Justificación:** SQLite es una base de datos ligera y de fácil implementación, ideal para el almacenamiento y gestión de datos sin requerir un servidor adicional.
- Contribución: Facilita la persistencia de los datos intermedios y finales en un formato estructurado, optimizando el acceso y la manipulación de información durante el procesamiento.

# 3. Pandas

- **Justificación:** Pandas es una biblioteca de Python especializada en el manejo y análisis de datos estructurados.
- Contribución: Permite la manipulación eficiente de los datasets, incluyendo la limpieza, transformación y enriquecimiento de datos, asegurando calidad y consistencia en los resultados.



#### 4. GitHub Actions

- **Justificación:** GitHub Actions permite la automatización de flujos de trabajo, incluyendo integración y despliegue continuo (CI/CD).
- Contribución: Facilita la ejecución automatizada de los scripts de procesamiento y transformación de datos, asegurando que cada cambio en el código se valide de manera eficiente.

#### 5. API externa (SampleAPIs):

 Fuente de datos que proporciona información cruda, la cual es almacenada en SQLite y procesada posteriormente.

Cómo cada herramienta contribuye a la escalabilidad, eficiencia y mantenibilidad del proyecto:

- **Eficiencia:** SQLite permite consultas rápidas y almacenamiento local sin configuración adicional. Pandas optimiza la manipulación de datos en memoria.
- **Escalabilidad:** La estructura modular con GitHub permite ampliar el flujo de datos y su procesamiento sin afectar el código base.
- Mantenibilidad: La integración con GitHub Actions permite automatizar la ejecución de tareas, reduciendo errores manuales y asegurando la consistencia de los datos.

#### Simulación del Entorno Cloud:

El entorno cloud es simulado a través de la combinación de las herramientas seleccionadas y los datos generados en las actividades previas:

#### 1. Base de datos SQLite:

- Actúa como repositorio local de datos, similar a una base de datos en la nube.
- Se almacena y consulta en Visual Studio Code, emulando un servicio de almacenamiento gestionado.



#### 2. Automatización con GitHub Actions:

- Simula un pipeline de procesamiento en la nube ejecutando los scripts automáticamente.
- Cada vez que se actualiza el código en el repositorio, se activa el workflow que ejecuta la transformación de datos.

#### 3. Uso de Archivos CSV como Inputs/Outputs:

- Los archivos se procesan localmente, pero su flujo imita el ingreso y salida de datos en un entorno de Big Data.
- Se usan como insumos de entrada y se generan datasets enriquecidos, como en un pipeline de datos en la nube.

El proyecto está diseñado para ser portable a un entorno cloud real sin modificaciones significativas. El uso de SQLite, GitHub Actions y Pandas permite manejar datos de forma eficiente y automatizada, con un flujo de trabajo estructurado y replicable en cualquier infraestructura cloud.



# Flujo de Datos y Automatización

# Explicación del Flujo

El proceso de integración de datos sigue una serie de etapas bien definidas, asegurando la transformación, almacenamiento y enriquecimiento de los datos antes de su análisis final.

# 1. Ingesta de Datos:

**Fuente:** https://api.sampleapis.com/switch/games

Tecnologías: Python, Pandas, SQLite

- Se consume información desde una API externa (SampleAPIs) que proporciona datos en formato JSON.
- Se almacena en una base de datos SQLite (ingestión.db) con una tabla videojuegos y se guarda un archivo en Excel con la información (ingestión.xlsx)
- Se crea auditoría (ingestión.txt) para comparar los datos obtenidos del API con los registros almacenados en la base de datos.
- Adicionalmente, se carga un archivo CSV (additional\_info.csv) que contiene información complementaria.

#### 2. Almacenamiento y Transformación:

- Los datos de la API se transforman en estructuras tabulares con Pandas, asegurando la correcta tipificación de los datos.
- Se realiza la limpieza de los datos tipificando los datos correctamente (por ejemplo, fecha\_lanzamiento se convierte a datetime), se eliminan valores nulos, duplicados o inconsistentes y se guarda en cleaned\_data.csv
- Se crea archivo de auditoría (cleaning\_report.txt) para registrar la información antes y después de la limpieza.

#### 3. Enriquecimiento de Datos:

 Se cruzan los datos de cleaned\_data.csv con los de additional\_info.csv, utilizando la columna 'id' como clave de unión.



- Se integran plataforma, calificacion y tamaño\_gb a la tabla original.
- Se genera la tabla final enriched\_data.csv que contiene la información consolidada.
- Se crea archivo de auditoría (enrichment\_report.txt) con los registros originales y enriquecidos

# 4. Generación del Reporte de Auditoría:

Cada una de las etapas anteriores registra su propio informe de auditoría, asegurando la trazabilidad de los datos en todo el flujo:

- ingestion.txt → Auditoría de la ingesta.
- **cleaning\_report.txt** → Auditoría de la limpieza.
- enrichment\_report.txt → Auditoría del enriquecimiento.

#### 5. Automatización con GitHub Actions:

- Cada vez que se actualiza el código en el repositorio, GitHub Actions ejecuta un pipeline que:
  - Descarga los datos de la API.
  - Procesa y transforma los datos.
  - Genera los archivos finales y el reporte de auditoría.

#### 6. Salida y Consumo de Datos:

• La tabla enriched\_data puede ser exportada a herramientas como Power BI para su análisis y visualización.



#### **Conclusiones**

La arquitectura implementada sigue un flujo claro y ordenado desde la ingesta hasta el enriquecimiento de datos, asegurando que cada paso sea reproducible y estandarizado.

**Automatización y Reproducibilidad:** El uso de GitHub Actions permite una ejecución automatizada del flujo de trabajo, asegurando que cada actualización en el código genere nuevos datasets sin intervención manual.

**Trazabilidad y Control de Calidad:** Cada etapa del proceso genera un reporte de auditoría, lo que facilita la supervisión del flujo de datos **y** permite detectar errores o inconsistencias a tiempo.

**Escalabilidad y Flexibilidad:** El uso de SQLite como base de datos local permite la manipulación eficiente de datos.

Integración con Herramientas de Análisis: Los datos finales pueden ser utilizados en Power BI u otras plataformas de visualización para generar análisis avanzados y reportes interactivos.

**Simplicidad y Eficiencia:** Se emplearon herramientas ampliamente conocidas como Pandas y Visual Studio Code, lo que hace que el flujo de trabajo sea comprensible y fácil de mantener.

**Auditoría en Cada Etapa:** El sistema registra informes de auditoría en cada fase del pipeline (ingesta, limpieza y enriquecimiento), lo que permite identificar problemas y asegurar la calidad de los datos en todo momento.



#### Recomendaciones

**Migración a una Base de Datos Escalable:** SQLite es una solución ligera y efectiva, pero para entornos con mayor volumen de datos, se recomienda migrar a una base de datos escalable como PostgreSQL o MySQL.

**Implementación en un Entorno Cloud Real:** Actualmente, la arquitectura se ejecuta en un entorno local simulado. Para mayor disponibilidad y rendimiento, se podría implementar en plataformas como AWS, Azure o Google Cloud, utilizando servicios como Amazon RDS o BigQuery.

**Automatización con Pipelines de Datos Avanzados:** Se podría mejorar el pipeline actual utilizando herramientas más especializadas como Apache Airflow para programar y monitorear las tareas de ingesta, limpieza y enriquecimiento.

Mejoras en la Calidad de los Datos: Se recomienda agregar validaciones más estrictas durante la limpieza de datos, detectando valores atípicos o inconsistencias antes de la integración en la base de datos final.

**Optimización del Proceso de Enriquecimiento:** Se podría ampliar el enriquecimiento con más fuentes de datos externas, como APIs adicionales o datasets públicos, para proporcionar una visión más completa.

Manejo de Versionamiento de Datos: Se podría incluir un mecanismo de versionamiento de datos en la base de datos, para llevar un control sobre cambios y actualizaciones en cada iteración del pipeline.

Mejor Documentación y Testing del Código: El código puede beneficiarse de mayor documentación y la implementación de pruebas automatizadas para asegurar que cada etapa funcione correctamente antes de ejecutarse en producción.



# Bibliografía

OpenAI. (2024). *ChatGPT: Language model documentation*. Recuperado el 3 de abril de 2025, de <a href="https://openai.com/research/">https://openai.com/research/</a>

SampleAPIs. (2024). *Nintendo Switch Games API*. Recuperado el 3 de abril de 2025, de <a href="https://api.sampleapis.com/switch/games">https://api.sampleapis.com/switch/games</a>

GitHub. (2024). *GitHub Actions Documentation*. Recuperado el 3 de abril de 2025, de <a href="https://docs.github.com/en/actions">https://docs.github.com/en/actions</a>