Licenciatura en ciencia de datos

Proceso ETL con Python, Pandas y SQLAlchemy



Tabla de

CONTENIDO

- Introducción al proceso ETL
- Diseño del flujo ETL
- Herramientas clave
- Buenas prácticas y errores comunes
- Ejemplo completo: mini proyecto ETL

01 02

03

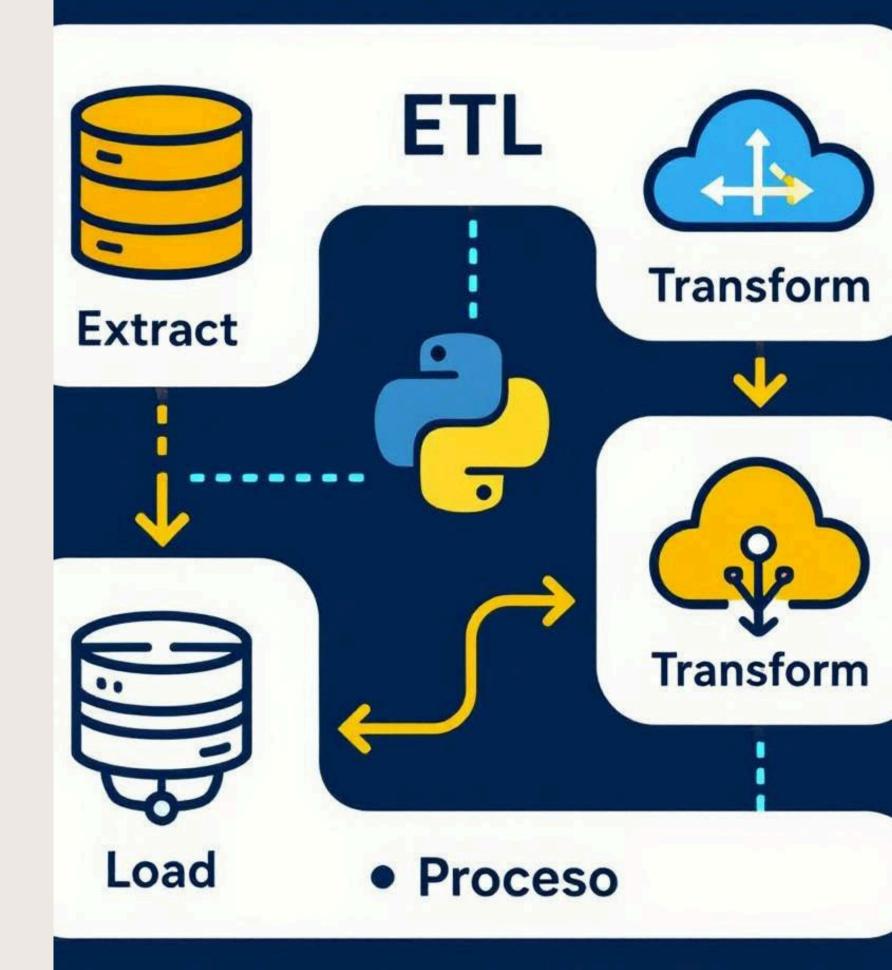
04

05

Definición de ETL

ETL: Extraer, Transformar y Cargar datos desde diversas fuentes para su análisis eficaz.

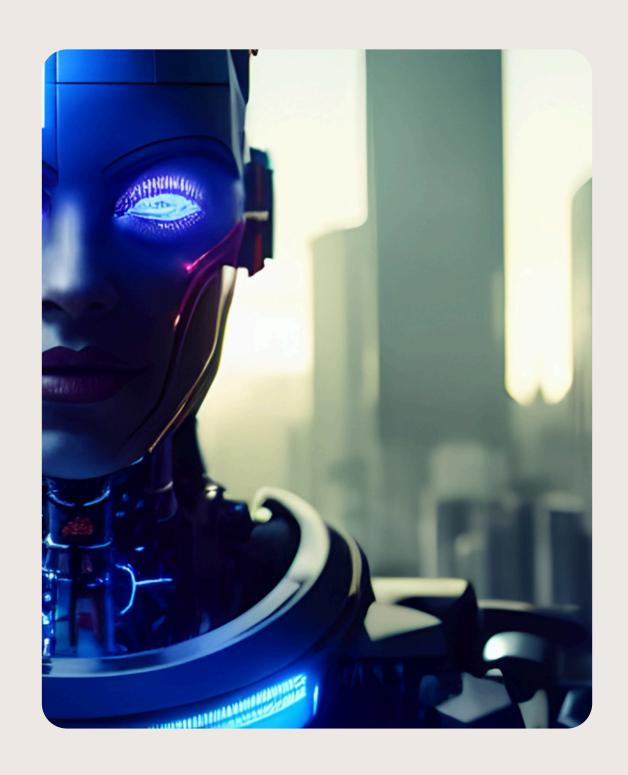
- Proceso de extracción: Consiste en obtener datos brutos desde bases, archivos o APIs para su posterior tratamiento.
- Importancia del ETL: Fundamental para integrar datos heterogéneos y asegurar análisis coherente y confiable en sistemas destino.



DISEÑO DE FLUJO ETL

CARACTERÍSTICAS

- Modularidad para reutilización: Dividir el proceso ETL en funciones claras permite mantenimientoeficiente y reutilización en distintos proyectos.
- **Escalabilidad** para grandes volúmenes: Implementar procesos que soporten crecimiento de datosmejora capacidad y evita cuellos de botella futuros.
- Optimización de rendimiento: Priorizar métodos eficientes en lectura, transformación y carga reduce tiempos y uso de recursos computacionales.



HERRAMIENTAS CLAVES

Pandas y SQLAlchemy

¿Por qué?

- Manipulación eficiente con Pandas: Pandas ofrece estructuras DataFrame para manejar datostabulares y realizar transformaciones complejas fácilmente.
- Interacción robusta con bases de datos mediante SQLAlchemy: SQLAlchemy posibilita modelarbases SQL como objetos Python y gestionar conexiones con múltiples motores.
- Sinergia para ETL eficaz: Combinar Pandas y SQLAlchemy facilita transformar datos en memoria y cargarlos rápidamente a bases relacionales.



Extracción de datos con Pandas

- Funciones clave para lectura de datos: read_csv, read_excel y read_json para importar datos estructurados desde archivos locales.
- **Extracción** mediante APIs y requests: Requests permite obtener datos JSON de APIs REST y convertirlos fácilmente a DataFrames con pandas.



Transformación de datos con Pandas

- Limpieza de datos en DataFrames: Eliminar valores nulos con dropna y duplicados con drop_duplicates para asegurar calidad consistente.
- Renombrar y filtrar columnas y filas: Usar rename para cambiar nombres y query o boolean indexing para filtrar filas específicas.
- Transformaciones personalizadas con lambda y map: Aplicar funciones lambda y map a columnaspara modificar datos de forma flexible y eficiente.

Conexión a base de datos con SQLAlchemy

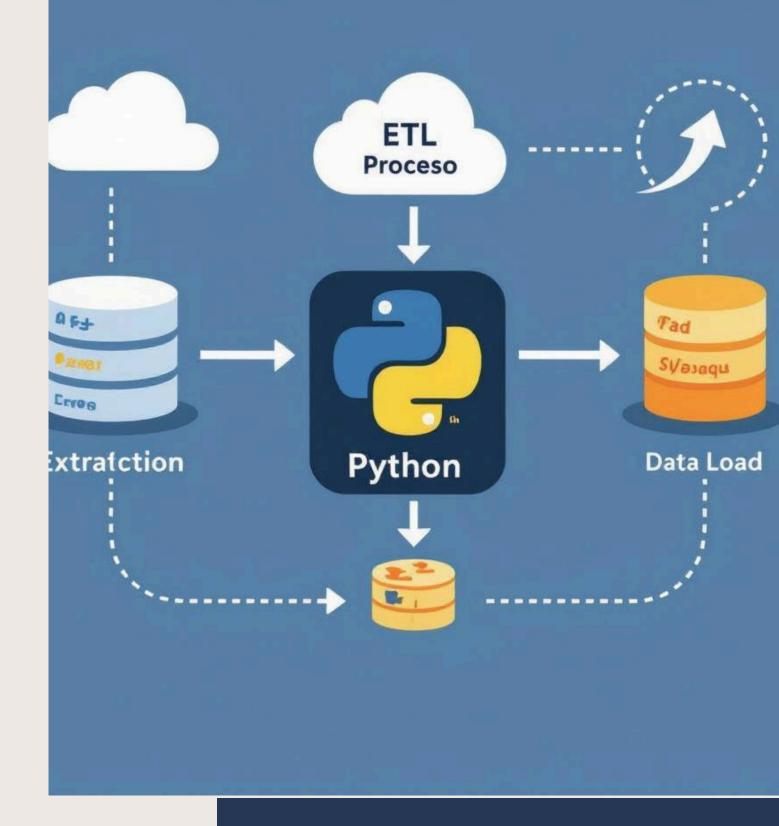
- Creación de engine con create_engine: create_engine genera objeto conexión que gestiona conexióny sesiones hacia bases SQL.
- Cadenas de conexión para SQLite:

 Ejemplo SQLite:

 sqlite://ruta_al_archivo.db conecta base local sin necesidad de usuario ni contraseña.
- Cadenas de conexión para PostgreSQL:
 PostgreSQL
 usapostgresql://usuario:contraseña@host:puerto/nombre_bd para acceso remoto seguro.

Carga de datos transformados

- Método to_sql para carga: Utiliza to_sql para insertar DataFrames en tablas SQL, integrando pandas con bases relacionales
- Modos de inserción: Append agrega registros sin eliminar existentes, replace sobrescribe tabla completa al cargar datos nuevos.
- Gestión de índices y duplicados: Controla índice con parámetro index; para duplicados, usar claves únicas y manejo previo en transformación para importar datos estructurados desde archivos locales.



Automatización del proceso ETL

- **Modularización** con funciones y clases: Organizar código en funciones y clases mejora claridad, mantenibilidad y facilita reutilización en múltiples proyectos.
- **Herramienta** schedule para tareas simples: Schedule permite programar ejecuciones periódicassencillas vía Python para tareas ETL recurrentes y regulares.
- **Airflow** para flujos y dependencias complejas: Airflow gestiona DAGs para coordinar, monitorear y automatizar pipelines ETL complejos con dependencia entre tareas.

BUENAS PRACTICAS Y ERRORES COMUNES

Guide lines

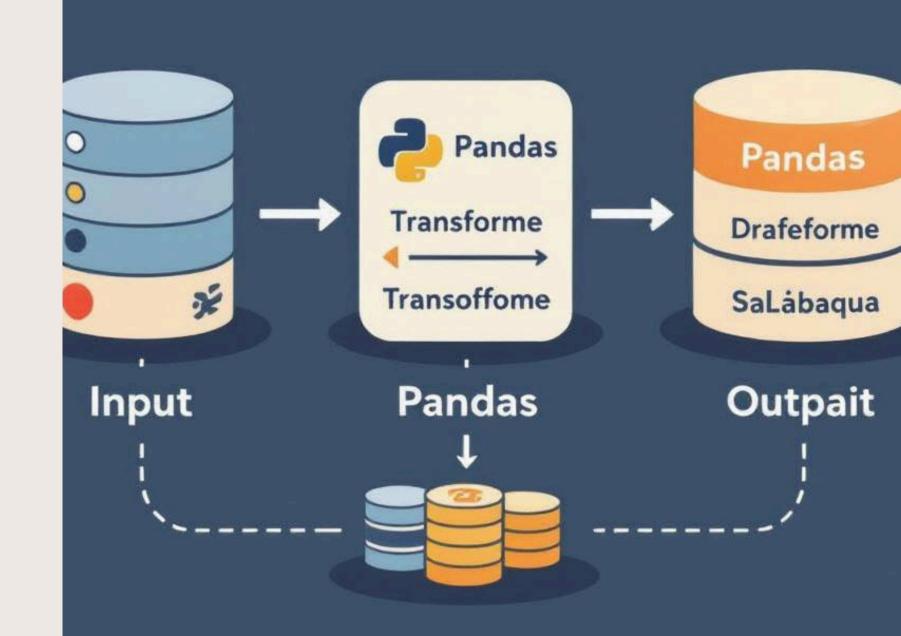
- Uso de logging para seguimiento: Implementar logging permite monitorear ejecución, identificarcuellos de botella y facilitar la depuración precisa.
- Validación de datos en cada etapa: Validar formatos y rangos en cada fase garantiza integridad y calidad antes de continuar al siguiente paso.
- Manejo robusto de excepciones: Capturar y registrar errores evita caídas del proceso y facilita análisisposterior para mejora continua.

EJEMPLOS

Ejemplos

- Integración del proceso ETL: Código muestra extracción de CSV, limpieza de datos y carga en base SQLite con Pandas y SQLAlchemy.
- Explicación paso a paso: Extracción con pandas.read_csv, transformación con pandas para limpieza y filtro, carga con DataFrame.to_sql.
- Resumen y flujo unificado: El pipeline ETL conecta cada etapa secuencialmente, garantizando integridad y automatización del procesamiento de datos.

FL Con Python



GRACIAS POR LA ATENCIÓN!