

Proyecto 3

Automatización del Proceso de Captura, Ingesta, Procesamiento y Salida de Datos COVID-19 en Colombia

Luis Miguel Torres Villegas

Jerónimo Acosta Acevedo

Juan José Restrepo Higueta

Universidad EAFIT

ST0263 – Sistemas Distribuidos

Edwin Nelson Montoya Múnera

Semestre 2025-2

1. Introducción

Este proyecto implementa un *pipeline* batch de datos para el análisis de casos de COVID-19 en Colombia, utilizando servicios de cómputo distribuido y almacenamiento en la nube sobre Amazon Web Services (AWS). El flujo cubre las etapas de captura, ingesta, procesamiento, generación de resultados analíticos y exposición de estos resultados a través de una API HTTP.

El *dataset* principal corresponde a los casos positivos de COVID-19 reportados en Colombia mediante datos abiertos, complementados con información demográfica y de capacidad hospitalaria simulada, organizada lógicamente como si proviniera de una base de datos relacional.

2. Objetivos

2.1. Objetivo general

Diseñar e implementar un *pipeline* batch automatizado que tome datos de COVID-19 como fuente principal, los ingrese a un almacenamiento en la nube organizado por zonas, los procese de manera distribuida y produzca salidas refinadas listas para análisis y consumo programático.

2.2. Objetivos específicos

- Capturar y almacenar el *dataset* de casos de COVID-19 de Colombia en una zona *raw* en Amazon S3.
- Emular una fuente relacional (tipo Amazon RDS) mediante archivos CSV con datos demográficos y de capacidad hospitalaria.
- Implementar procesos ETL en EMR/Spark para limpiar, normalizar y enriquecer los datos, generando una zona *trusted*.
- Calcular métricas agregadas por departamento y generar indicadores en una zona *refined*.
- Construir vistas analíticas específicas para consumo por API (resumen nacional diario).
- Exponer los resultados a través de Amazon Athena y de un endpoint HTTP basado en AWS Lambda y Amazon API Gateway.
- Documentar la arquitectura, las decisiones de diseño y los pasos de ejecución del *pipeline*.

3. Descripción de datos y modelo

3.1. Dataset principal de COVID-19

El *dataset* principal se obtiene de Datos Abiertos Colombia (datos.gov.co):

- Nombre: *Casos positivos de COVID-19 en Colombia*.
- Identificador: `gt2j-8ykr`.
- Endpoint CSV (Socrata): <https://www.datos.gov.co/resource/gt2j-8ykr.csv>.

Campos relevantes utilizados en el proyecto:

- Fechas:
 - fecha_reporte_web
 - fecha_de_notificaci_n
 - fecha_inicio_sintomas
 - fecha_diagnostico
- Ubicación:
 - departamento, departamento_nom
 - ciudad_municipio, ciudad_municipio_nom
- Características:
 - edad, unidad_medida, sexo
 - fuente_tipo_contagio
- Estado:
 - ubicacion, estado, recuperado
 - fecha_muerte, fecha_recuperado

3.2. Datos relacionales emulados

Se define un modelo relacional lógico con dos tablas:

Tabla departamento_demografia

- codigo_departamento (PK)
- nombre_departamento
- region
- poblacion
- anio_corte

Tabla `departamento_capacidad_hospitalaria`

- `id_capacidad` (PK)
- `fecha`
- `codigo_departamento` (FK a `departamento_demografia`)
- `camas_uci_totales`
- `camas_uci_ocupadas`
- `fuente`

Por restricciones de permisos en el entorno de AWS Academy no se crea una instancia real de Amazon RDS, sino que estas tablas se materializan como archivos CSV locales:

- `data/rds/departamento_demografia.csv`
- `data/rds/departamento_capacidad_hospitalaria.csv`

Estos archivos se suben a S3 bajo:

- `s3://st0263-proyecto3-covid19/raw/rds/`

y son leídos por Spark como extractos de una base de datos relacional.

3.3. Organización en S3

El *bucket* principal del proyecto es:

- `st0263-proyecto3-covid19`

Se definen tres zonas lógicas:

- **raw/:**
 - `raw/covid/` → CSV descargados desde Datos Abiertos.
 - `raw/rds/` → CSV que emulan las tablas relacionales.
- **trusted/:**
 - `trusted/covid/` → casos de COVID limpios y enriquecidos, en formato Parquet particionado por año, mes y día.
 - `trusted/demografia/` y `trusted/capacidad_hospitalaria/` (planificados para extensión).

- **refined/**:
 - **refined/indicadores_departamento/** → métricas diarias por departamento.
 - **refined/api_views/resumen_nacional_diario/** → resumen nacional diario para consumo por API.

4. Arquitectura del pipeline

4.1. Componentes de AWS utilizados

- **Amazon S3**: almacenamiento por zonas (*raw*, *trusted*, *refined*).
- **Amazon EMR sobre EC2**: clúster con Apache Spark para procesamiento batch.
- **Amazon Athena**: consultas SQL sobre datos en S3 (zonas *refined*).
- **AWS Lambda**: función `covid_resumen_nacional` que consulta Athena.
- **Amazon API Gateway**: API HTTP que expone el resumen nacional diario.
- **AWS CLI y boto3**: ingesta y automatización desde scripts Python.

4.2. Flujo de datos

El flujo se organiza en las siguientes etapas:

4.2.1. Captura e ingesta

- Script `ingestion/covid_api/download_covid_to_s3.py`:
 - Descarga un CSV del dataset `gt2j-8ykr` desde Datos Abiertos.
 - Almacena el archivo en `raw/covid/` dentro del *bucket* S3.
- Script `ingestion/upload_rds_csv_to_s3.py`:
 - Sube los CSV locales de `data/rds/` a `raw/rds/`.

4.2.2. Procesamiento ETL `raw` → `trusted`

- Script de Spark: `processing/etl_trusted/covid_to_trusted.py`.
- Ejecución en EMR mediante un *step* que corre:
 - `spark-submit s3://st0263-proyecto3-covid19/scripts/etl_trusted/covid_to_trusted.py`

- Funcionalidad principal:
 - Lectura de `raw/covid/*.csv` y `raw/rds/departamento_demografia.csv`.
 - Normalización de nombres de departamento.
 - *Join* con datos demográficos.
 - Conversión de fechas y creación de columnas `anio`, `mes`, `dia`.
 - Escritura de datos limpios y enriquecidos en `trusted/covid/` en formato Parquet particionado.

4.2.3. **Analítica `trusted` → `refined/indicadores_departamento`**

- Script de Spark: `processing/analytics_refined/covid_indicators_refined.py`.
- *Step* en EMR que ejecuta:
 - `spark-submit s3://st0263-proyecto3-covid19/scripts/analytics_refined/covid_indicators_refined.py`
- Funcionalidad:
 - Lectura de `trusted/covid/`.
 - Agregación por fecha y departamento para obtener:
 - `casos_nuevos`
 - `casos_acumulados` (usando una ventana por departamento y fecha)
 - `casos_por_100k` (cuando hay población disponible)
 - Escritura en `refined/indicadores_departamento/` en formato Parquet particionado.

4.2.4. **Vista para API `refined/indicadores_departamento` → `refined/api_views`**

- Script de Spark: `processing/api_views/resumen_nacional_diario.py`.
- *Step* en EMR que ejecuta:
 - `spark-submit s3://st0263-proyecto3-covid19/scripts/api_views/resumen_nacional_diario.py`
- Funcionalidad:
 - Agregación de indicadores por departamento a nivel nacional para cada fecha.
 - Cálculo de:

- `casos_nuevos_nacional`
- `casos_acumulados_nacional`
- `poblacion_total_aprox`
- `casos_por_100k_nacional`
- Escritura de la vista en `refined/api_views/resumen_nacional_diario/` en formato Parquet particionado.

4.3. Capa de consumo: Athena y API

4.3.1. Athena

- Base de datos: `covid_analytics`.
- Tablas externas definidas:
 - `indicadores_departamento` sobre `refined/indicadores_departamento/`.
 - `resumen_nacional_diario` sobre `refined/api_views/resumen_nacional_diario/`.
- Particiones registradas mediante:
 - `MSCK REPAIR TABLE indicadores_departamento;`
 - `MSCK REPAIR TABLE resumen_nacional_diario;`

4.3.2. Lambda y API Gateway

Lambda

- Función: `covid_resumen_nacional`.
- Rol de ejecución: `LabRole` del entorno del laboratorio.
- Lógica:
 - Recibe eventos con `queryStringParameters`.
 - Si se indica `fecha=YYYY-MM-DD`, consulta en Athena la tabla `resumen_nacional_diario` para esa fecha.
 - Si no se indica fecha, obtiene la última fecha disponible.
 - Devuelve un JSON con:
 - `fecha`
 - `casos_nuevos_nacional`
 - `casos_acumulados_nacional`
 - `poblacion_total_aprox`
 - `casos_por_100k_nacional`

API Gateway

- Tipo: HTTP API.
- Nombre: st0263-proyecto3-covid-api.
- *Stage*: prod.
- URL base:
 - `https://n0znyvjrr0k.execute-api.us-east-1.amazonaws.com/prod`
- Rutas:
 - GET /resumen-nacional
 - GET /resumen-nacional?fecha=YYYY-MM-DD

5. Ejecución del pipeline

La ejecución completa del flujo, desde la captura hasta el consumo, se resume en los siguientes pasos:

1. Preparar el entorno local:
 - a) Clonar el repositorio del proyecto.
 - b) Crear y activar un entorno virtual de Python.
 - c) Instalar `requests` y `boto3`.
 - d) Configurar credenciales con `aws configure`.
2. Ejecutar la ingesta:
 - a) `python ingestion/covid_api/download_covid_to_s3.py`
 - b) `python ingestion/upload_rds_csv_to_s3.py`
3. Crear el clúster EMR y lanzar los *steps* de Spark:
 - a) ETL raw → trusted con `covid_to_trusted.py`.
 - b) trusted → refined/indicadores_departamento con `covid_indicators_refined.py`.
 - c) refined/indicadores_departamento → refined/api_views/resumen_nacional_diario con `resumen_nacional_diario.py`.
4. Actualizar las particiones de las tablas externas en Athena.

5. Consumir los resultados:

- a) Ejecutar consultas SQL en Athena.
- b) Consumir la API HTTP:
 - GET /resumen-nacional
 - GET /resumen-nacional?fecha=YYYY-MM-DD

6. Limitaciones y adaptaciones al entorno

- No se crea una instancia real de Amazon RDS debido a restricciones IAM (`rds:CreateDBInstance` no permitido). Se emula la fuente relacional mediante CSV en `raw/rds/`, integrados desde Spark.
- La creación de roles IAM personalizados está limitada. Se reutiliza `LabRole` como rol de ejecución para Lambda.
- La orquestación del *pipeline* se realiza mediante ejecución manual de *steps* de EMR. En un entorno productivo podría automatizarse con servicios adicionales (por ejemplo, Step Functions o herramientas externas de orquestación), que aquí no se utilizan para ajustarse al entorno del laboratorio.

7. Resultados

- Datos de COVID-19 cargados en S3 en la zona `raw/covid`.
- Datos demográficos y de capacidad hospitalaria cargados en `raw/rds`.
- Zona `trusted/covid` con datos limpios y enriquecidos, particionados por fecha.
- Zona `refined/indicadores_departamento` con indicadores diarios por departamento.
- Vista `refined/api_views/resumen_nacional_diario` con el resumen nacional diario.
- Tablas externas en Athena que permiten analizar los indicadores por departamento, región y país, así como el comportamiento agregado nacional.
- API HTTP operativa que devuelve un resumen nacional diario en formato JSON, listo para ser consumido por aplicaciones cliente o paneles de visualización.

8. Conclusiones

- Es posible construir un *pipeline* batch completo sobre AWS combinando S3, EMR, Athena, Lambda y API Gateway, incluso con restricciones de permisos, siempre que se adapten las fuentes de datos y la forma de integración.
- La separación en zonas *raw*, *trusted* y *refined* facilita la trazabilidad, permite reprocesos y clarifica las responsabilidades de cada etapa del flujo de datos.
- El uso de Spark en EMR permite procesar volúmenes grandes de información de forma distribuida, aplicar transformaciones complejas y generar indicadores analíticos en formatos eficientes (Parquet).
- Athena ofrece una capa de consulta flexible sobre S3 sin administrar servidores adicionales, lo que simplifica la exposición de datos tanto para usuarios SQL como para servicios *serverless*.
- La combinación de Lambda y API Gateway permite exponer vistas analíticas específicas como servicios HTTP, acercando el *pipeline* de datos a aplicaciones externas y facilitando la integración con otros sistemas.