

# Workshop Analytics Guía Práctica de Laboratorio

**AWS Solutions Architecture Iberia** 



# **Table of Contents**

Introducción	3
Pre-requisitos	
GUÍA DE PRÁCTICAS	
Práctica 1. Construye una solución de analítica serverless con Amazon S3 y AWS Glue	4
Crear bucket en Amazon S3	
Crear rol con permisos para utilizar los servicios	
Crear database	
Modificar script de Spark con la transformación	
Crear Job de transformación con AWS Glue	
Creación de crawlers en AWS Glue	12
Ejecución de gueries con Amazon Athena	15



#### Introducción

AWS Glue es un servicio de extracción, transformación y carga de datos (ETL) completamente administrado que ayuda a los clientes a preparar y cargar los datos para su análisis. Puede crear y ejecutar un trabajo de ETL con tan solo unos clics en la consola de administración de AWS. Simplemente debe apuntar AWS Glue a sus datos almacenados en AWS y AWS Glue encontrará sus datos y almacenará los metadatos asociados (p. ej., esquemas y definiciones de tablas) en el catálogo de datos de AWS Glue. Una vez catalogados, puede realizar búsquedas y consultas inmediatamente en sus datos, que están disponibles para operaciones de ETL.

#### **Funcionamiento**

Seleccionando un origen y un destino para los datos, AWS Glue genera código ETL en Scala o Python para extraer datos del origen, transformar los datos de manera que se correspondan con los esquemas de destino y cargarlos en el destino. Puede editar y probar el código y depurar errores mediante la consola, en su IDE favorito o en cualquier bloc de notas.

#### **Beneficios**

- Menos complicaciones: AWS Glue se integra en una amplia variedad de servicios de AWS, lo
  que simplifica el proceso de incorporación. AWS Glue es compatible de manera nativa con
  datos almacenados en Amazon Aurora y con los demás motores de Amazon RDS, Amazon
  Redshift y Amazon S3, así como también con los motores de bases de datos comunes y las
  bases de datos de su nube virtual privada (Amazon VPC) que se ejecutan en Amazon EC2.
- Rentabilidad: AWS Glue es un servicio sin servidor. No es necesario aprovisionar ni administrar infraestructura. AWS Glue administra el aprovisionamiento, la configuración y el escalado de los recursos necesarios para ejecutar sus trabajos de ETL en un entorno Apache Spark totalmente administrado y escalable. Solo paga por los recursos utilizados mientras se ejecutan los trabajos.
- Mayor eficacia: AWS Glue automatiza gran parte del proceso de creación, mantenimiento y
  ejecución de trabajos de ETL. AWS Glue rastrea sus orígenes de datos, identifica formatos de
  datos y sugiere esquemas y transformaciones. AWS Glue genera automáticamente el código
  para ejecutar sus transformaciones de datos y procesos de carga.

https://aws.amazon.com/es/glue/

#### **Pre-requisitos**

Cuenta de AWS: Se debe haber asignado una cuenta a cada usuario del workshop.

Navegador: Se recomienda utilizar una versión actualizada de Chrome o Firefox.



#### **GUÍA DE PRÁCTICAS**

# Práctica 1. Construye una solución de analítica serverless con Amazon S3 y AWS Glue

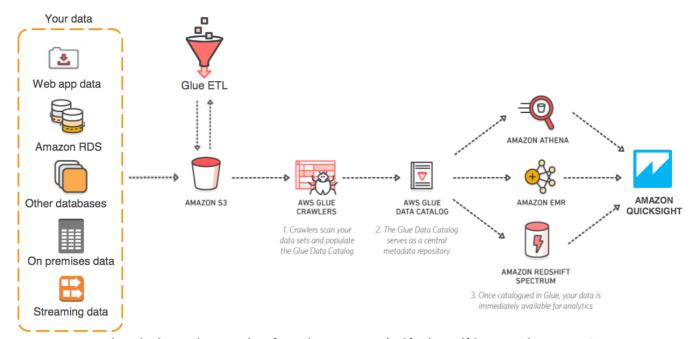
En esta práctica, seguiremos los pasos para crear una solución de ejemplo usando servicios de analítica de AWS totalmente serverless, es decir sin necesidad de provisionar infraestructura o instancias sino apoyándonos exclusivamente en servicios gestionados por AWS.

En el ejercicio partiremos de un fichero con datos en formato JSON y distintos niveles en árbol o nested, que está alojado en un bucket de Amazon S3 que os proporcionaremos.

A partir de allí, usaremos AWS Glue para:

- Descubrir automáticamente el esquema de los datos en el fichero
- Realizar una transformación de ejemplo para convertir el árbol de datos en un formato de árbol más plano
- Descubrir el esquema de los datos en los nuevos ficheros generados

Finalmente usaremos Amazon Athena para realizar queries directamente apoyándonos en el catálogo de datos.



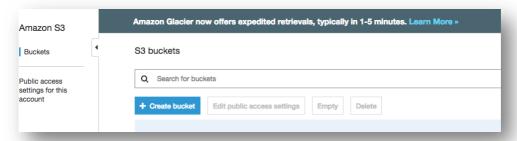
Ejemplo de arquitectura de referencia para una solución de analítica serverless en AWS

#### Crear bucket en Amazon S3

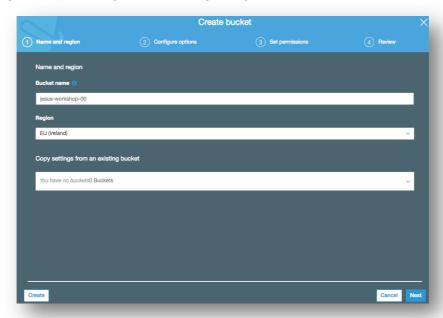
- 1. Accede a la consola de AWS con el URL de cuenta que se te ha entregado. Verifica que el ID de cuenta en la esquina superior derecha coincide con el que se te ha asignado para estas prácticas de laboratorio.
- 2. En la esquina superior-derecha de la consola de AWS, verifica:
  - Que el ID de cuenta coincide con el que se te ha asignado para estas prácticas de laboratorio.



- Que la región seleccionada es "N. Virginia". Si no es así cámbiala haciendo click sobre la región actual.
- 3. Busca y haz click en "S3" en la lista de servicios, o escríbelo en la caja de texto de "Find Services" como "S3"
- 4. Haz click en "Create bucket"



5. Como nombre del bucket, introduce "<tunombre>-workshop-<XX>", siendo XX un número aleatorio del 00 al 99. Asegúrate que la región es (N. Virginia) y haz click en Create:

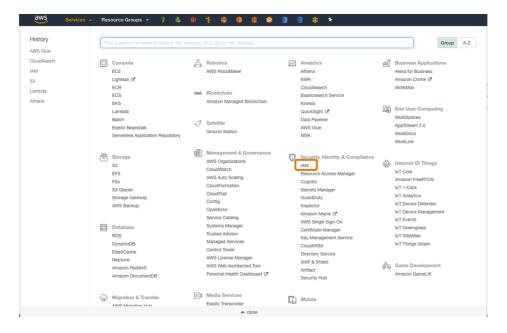


6. Haz click en el bucket creado, y luego en "Create folder" para crear dos carpetas. Crea una llamada "tmp" y otra carpeta llamada "output" dentro del bucket. Estas carpetas nos servirán para guardar los ficheros resultantes de la ETL que hagamos en nuestra solución de analítica

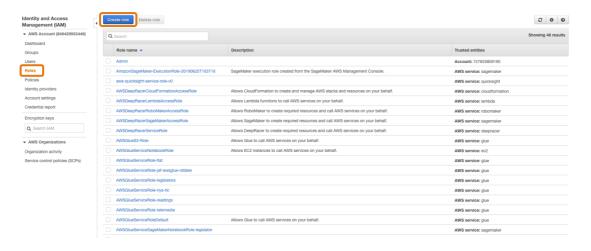
## Crear rol con permisos para utilizar los servicios

1. Crear un role que permita al job que crearemos después acceder a S3 y a AWS Glue. Se podrían restringir más los permisos para ajustarlos sólo a los recursos necesarios, pero para simplificar, utilizaremos unas políticas predefinidas. Para ello, en la consola de AWS entraremos en el servicio IAM:



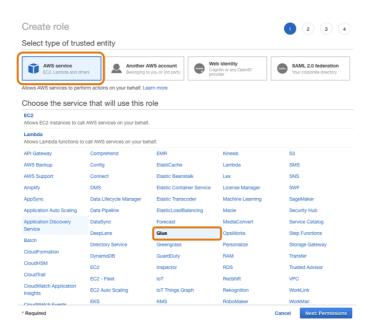


2. Entrad en la sección de Roles para crear uno nuevo:

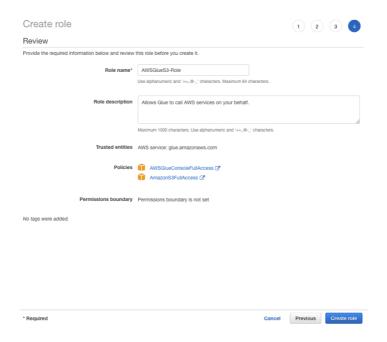


3. Seleccionar crear un nuevo role para un servicio de AWS que será AWS Glue y pulsar en "Siguiente":





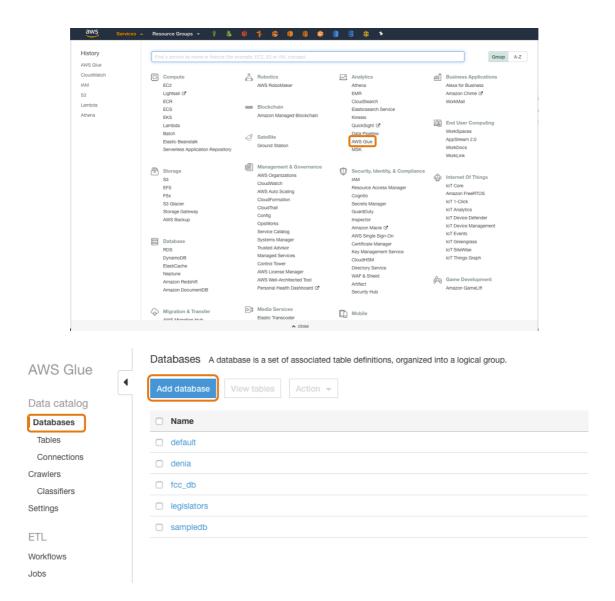
- 4. En el siguiente paso seleccionaremos las políticas: **AmazonS3FullAccess** y **AWSGlueConsoleFullAccess**. Para ello nos ayudaremos del buscador superior y de las cajitas con check que hay al lado de cada política. Una vez seleccionadas ambas pasaremos al paso siguiente.
- 5. En este caso no nos falta añadir ninguna etiqueta.
- 6. En el nombre del role poned AWSGlueS3-Role



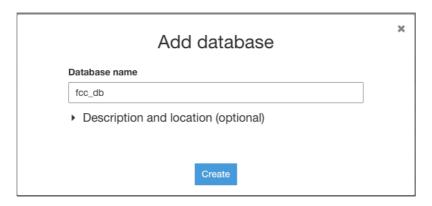
#### **Crear database**

1. En la consola de AWS Glue, crear una nueva database (no es una database convencional, sino un lugar donde se guardará el esquema del fichero JSON que se utilizará como base para parsear):





2. Poner como nombre de database fcc\_db y pulsar el botón "Crear".



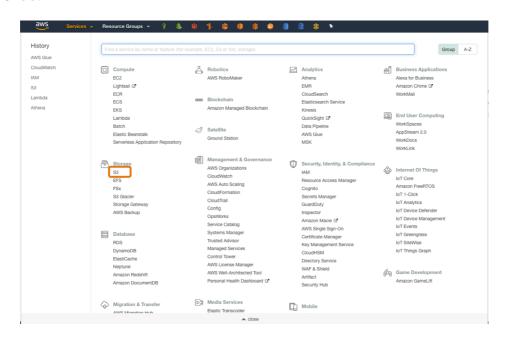
# Modificar script de Spark con la transformación

- 1. Descargar el script proporcionado en el repositorio para poder modificarlo.
- 2. Sustituir los "placeholders" marcados en naranja por los datos correspondientes:

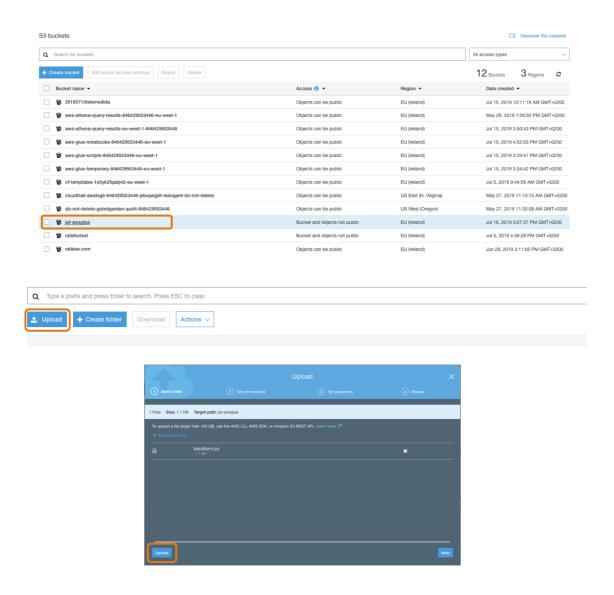


```
import sys
from awsglue.transforms import *
from awsglue.utils import getResolvedOptions
from pyspark.context import SparkContext
from awsglue.context import GlueContext
from awsglue.job import Job
#from awsglue.transforms import Relationalize
# Begin variables to customize with your information
glue_source_database = "<database>"
glue_source_table = ""
glue_temp_storage = "<path output>" # example "s3://jaf-awsglue/output"
glue_relationalize_output_s3_path = "<path flat>" # example "s3://jaf-awsglue/flat"
dfc_root_table_name = "root" # default value is "roottable"
# End variables to customize with your information
glueContext = GlueContext(SparkContext.getOrCreate())
datasource0 = glueContext.create\_dynamic\_frame.from\_catalog(database=glue\_source\_database, database)
table_name=glue_source_table, transformation_ctx="datasource0")
dfc = Relationalize.apply(frame=datasource0, staging_path=glue_temp_storage,
name=dfc_root_table_name, transformation_ctx="dfc")
blogdata = dfc.select(dfc_root_table_name)
blogdataoutput = glueContext.write_dynamic_frame.from_options(frame=blogdata,
connection type="s3", connection options={"path": glue relationalize output s3 path}, format="orc",
transformation_ctx="blogdataoutput")
```

3. Subir el script resultante a S3 (en el root del bucket que hemos creado) para, en el siguiente paso, hacerle referencia.



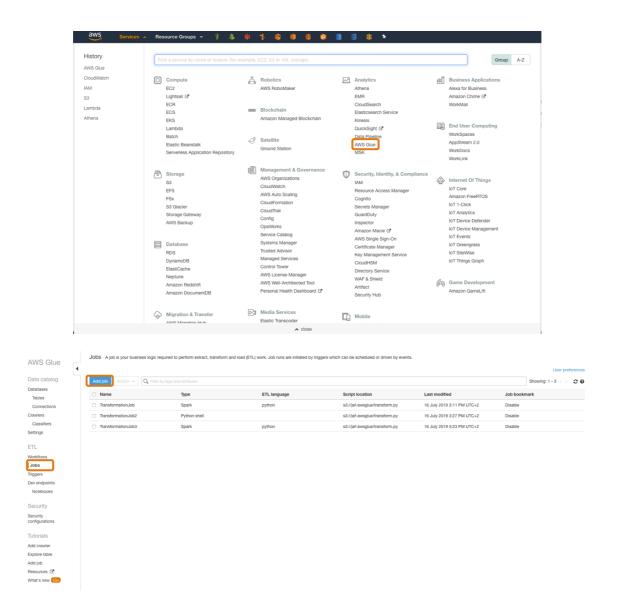




# Crear Job de transformación con AWS Glue

1. En la consola de AWS Glue, crear un nuevo job:

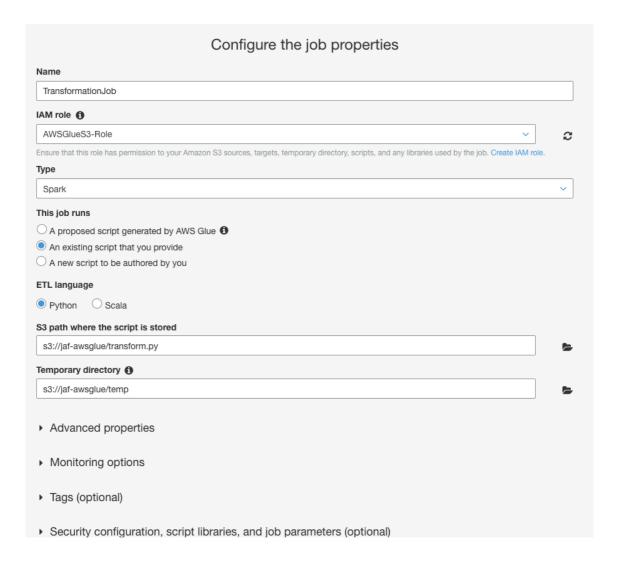




# 2. En el primer paso del wizard:

- Ponerle un nombre (**TransformationJob**)
- Asignarle el role creado previamente (AWSGlueS3-Role)
- Seleccionar el tipo "Spark"
- Seleccionar la segunda opción, la que dice que le proporcionaremos el script
- Como lenguaje ETL dejaremos la opción "Python"
- Rutas de los scripts



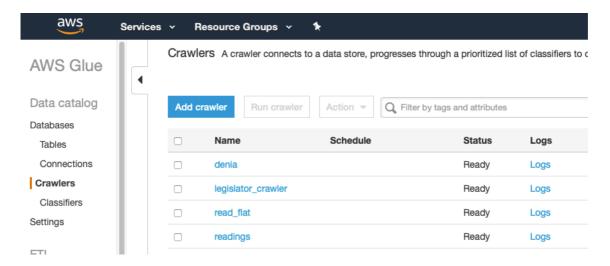


- 3. No añadimos ninguna conexión en el segundo paso y guardamos el job.
- 4. A continuación, el wizard nos llevará a una ventana que nos permitirá editar el script del job en el caso que lo necesitásemos. Basta con obviar esa ventana y cerrarla, no realizaremos ninguna modificación en ella

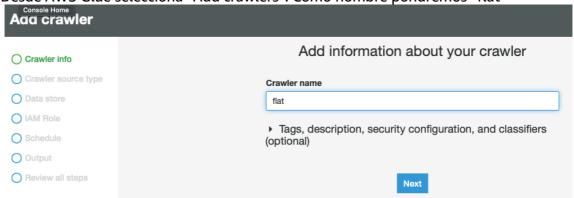
## Creación de crawlers en AWS Glue

Ahora vamos a crear 2 crawlers en AWS Glue, uno para el output del flattening (o aplanado de la estructura) del fichero JSON, otro para los ficheros temporales del flattening extraídos que representaban los arrays.

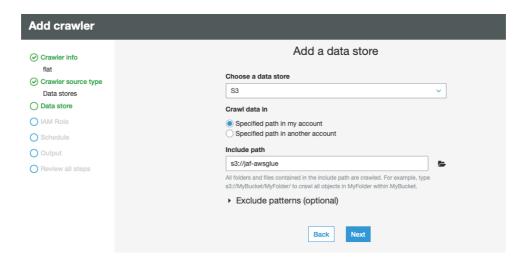




1. Desde AWS Glue selecciona "Add crawlers". Como nombre pondremos "flat"

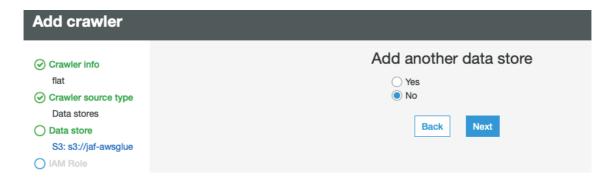


- 2. En Specify crawler source type deja Data stores y pulsa "Next". En "Add a data store" deja "Specified path in my account"
- 3. Selecciona el path al bucket de S3 donde se encuentra la carpeta "output", por ejemplo: "s3://<nombre de tu bucket>/output/"

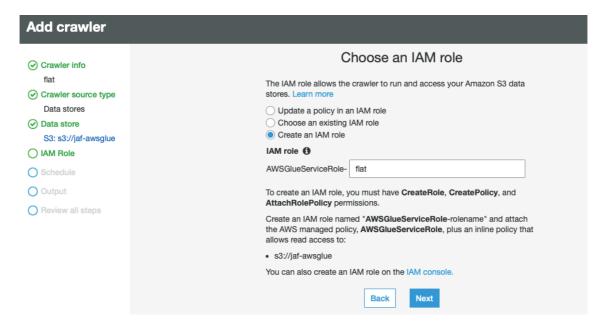


4. Pulsa "Next" a continuación

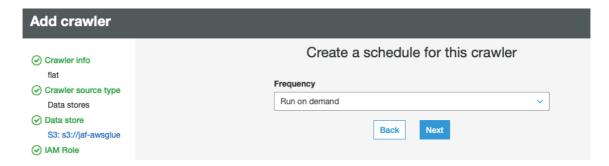




5. Selecciona "Create an IAM role" y especifica el nombre "flat"

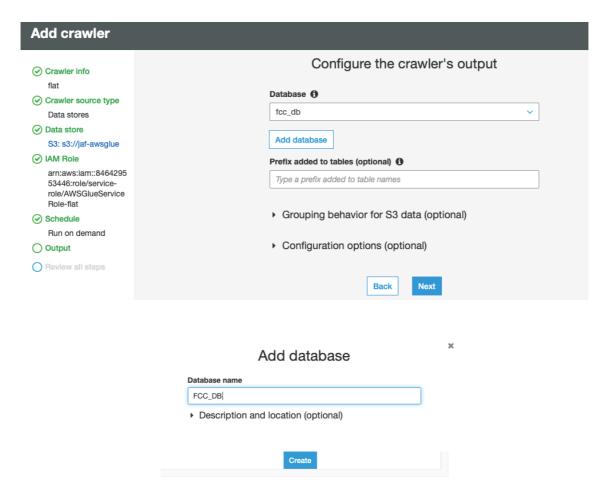


6. Selecciona "Run on demand"



7. Vamos a seleccionar la "base de datos" en el catálogo de metadatos para guardar las tablas resultantes. Presiona en el combo y busca la base de datos "fcc\_db"





8. A continuación haz click en "Next", revisa todos los pasos y presiona "Finish"

Esto va a crear la tabla con la cual vamos a poder ejecutar los queries y obtener los datos de: type, la clave de readings, serialnumber, la clave de alarm, manufacturer, y volumeunit

9. A continuación repetiremos los pasos desde el número 1, pero en el paso 4 vamos a usar la carpeta "tmp" en lugar de la carpeta "output"

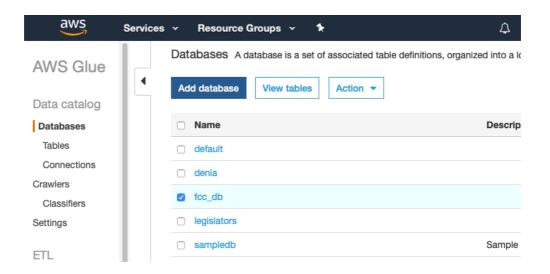
Esto nos va a crear dos tablas, una para los datos de "alarm", y otra para los datos de "readings", que usáremos desde Amazon Athena para ejecutar un join en sql y juntar las tablas flat y de la tabla readings.

## Ejecución de queries con Amazon Athena

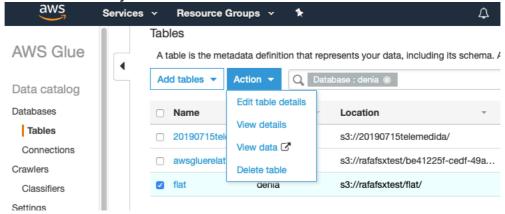
Ahora vamos a ver los datos que encontró el crawler usando Amazon Athena:

 Desde AWS Glue selecciona en el menú de la izquierda "Databases" la base de datos "fcc\_db"

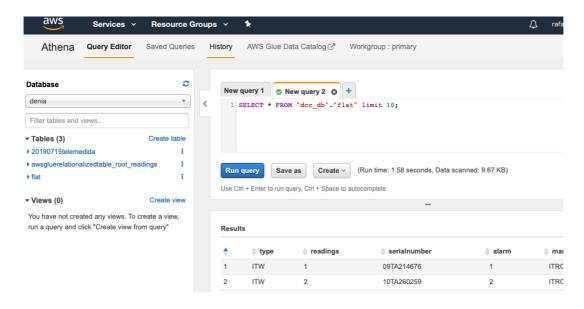




- 2. Haz click en el botón "View tables"
- 3. Selecciona la tabla "flat" y en el menú "Action" selecciona "View data"



4. Esto te abrirá Amazon Athena y mostrará los datos en la tabla



A continuación hacemos un join para unir las dos tablas, y poder hacer queries de forma relacional de los datos extraídos del archivo original.



Por ejemplo (notar que los nombres de tus tablas podrían ser diferentes):

SELECT \* FROM "dcc\_db"."awsgluerelationalizedtable\_root\_readings" a, "dcc\_db"."flat" b where a.col0 = b.readings;

