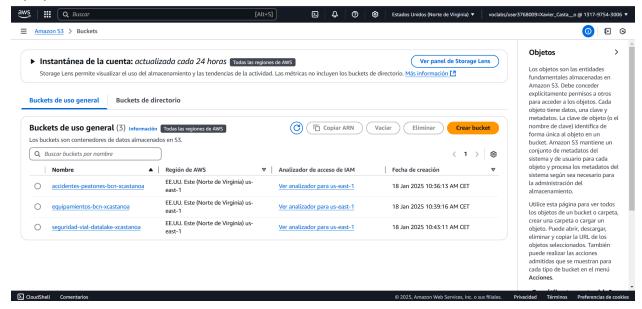
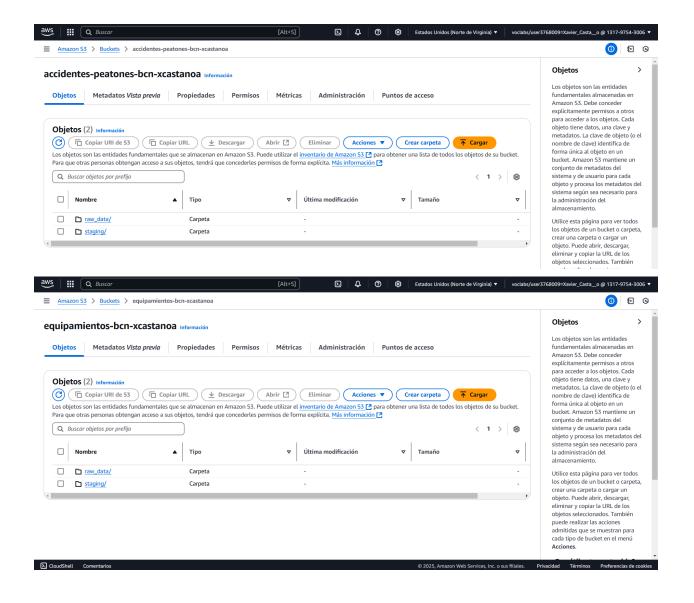
### Procesamiento batch en cloud

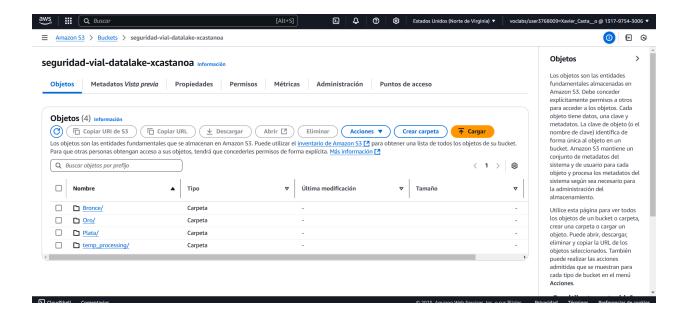
## Ejercicio 1:

### Aquí podemos ver los 3 buckets

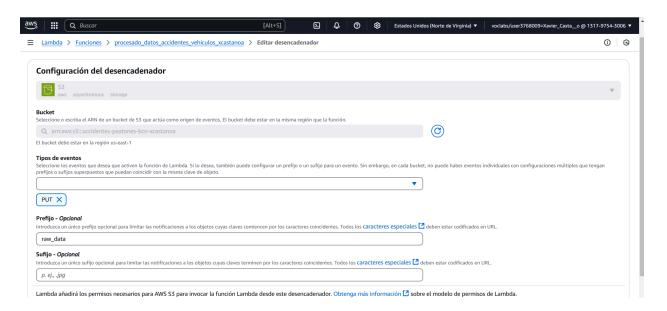


Y a continuación las carpetas dentro de estos creadas:





### Funcion procesado de datos\_accidentes\_vehículos\_xcastanoa:



# El código completo es este:

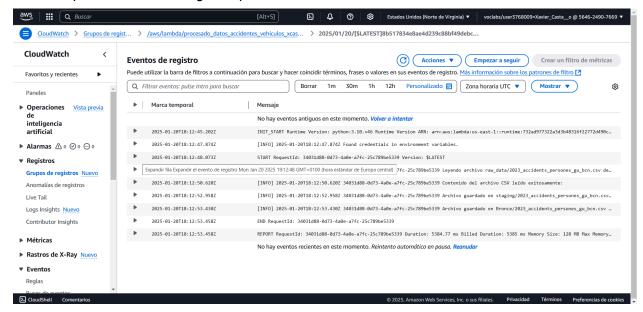
```
import json
import boto3
import pandas as pd
import io
import logging

# Configurar el logger
logger = logging.getLogger()
```

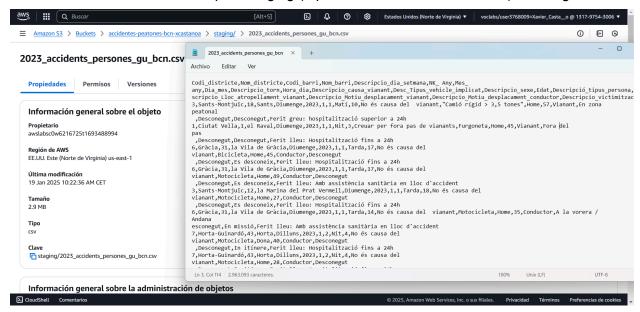
```
logger.setLevel(logging.INFO)
# Inicializar el cliente de S3
s3 client = boto3.client('s3')
# Nombre del segundo bucket
second bucket name = 'seguridad-vial-datalake-xcastanoa' # Nombre del
segundo bucket
def lambda handler(event, context):
    # Extraer la información del evento
    bucket name = event['Records'][0]['s3']['bucket']['name']
    file key = event['Records'][0]['s3']['object']['key']
    # Registra el inicio de la operación
    logger.info("Leyendo archivo " + file key + " desde el bucket " +
bucket name)
    # Leer el archivo CSV desde S3
    try:
        # Descargar el archivo desde S3 a memoria
        csv obj = s3 client.get object(Bucket=bucket name, Key=file key)
        csv data = csv obj['Body'].read().decode('utf-8')
        # Usar Pandas para leer el CSV desde un string
        df = pd.read csv(io.StringIO(csv data))
        # Loggear las primeras filas del DataFrame para verificar
        logger.info("Contenido del archivo CSV leído exitosamente:")
        df = df.drop(['Numero expedient', 'Codi carrer', 'Nom carrer',
'Num postal', 'Nom mes', 'Coordenada UTM X ED50', 'Coordenada UTM Y ED50',
'Longitud WGS84', 'Latitud WGS84'], axis=1)
    except Exception as e:
        logger.error("Error al leer el archivo CSV desde S3: " + str(e))
        return {
            'statusCode': 500,
            'body': json.dumps("Error al procesar el archivo CSV.")
        }
    # Definir las ubicaciones en staging y Bronce
```

```
staging key = "staging/" + file key.split('/')[-1]
   bronce key = "Bronce/" + file key.split('/')[-1]
   try:
        # Convertir el dataframe a CSV y cargarlo de nuevo en S3 en las
carpetas /staging y /Bronce
       csv buffer = io.StringIO()
        df.to csv(csv buffer, index=False)
        csv buffer.seek(0)
        # Subir el archivo CSV al primer bucket en la carpeta /staging
        s3 client.put object(Bucket=bucket name, Key=staging key,
Body=csv buffer.getvalue())
        logger.info("Archivo guardado en " + staging key + " en el bucket
" + bucket name)
        # Subir el archivo CSV al segundo bucket
(seguridad-peatones-datalake-xcastanoaaa) en la carpeta /Bronce
        s3 client.put object(Bucket=second bucket name, Key=bronce key,
Body=csv buffer.getvalue())
        logger.info("Archivo guardado en " + bronce key + " en el bucket "
+ second bucket name)
   except Exception as e:
        logger.error("Error al guardar los archivos en S3: " + str(e))
        return {
            'statusCode': 500,
            'body': json.dumps("Error al guardar los archivos en S3.")
        }
   return {
        'statusCode': 200,
        'body': json.dumps("Archivo procesado correctamente y guardado en
staging y Bronce.")
   }
```

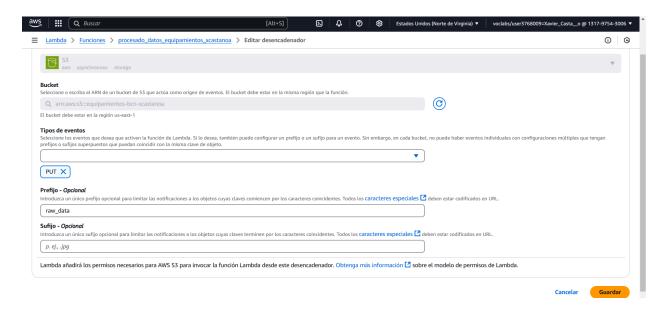
## Además, podemos ver los logs del proceso:



#### Y el resultado extraído de la carpeta staging (o podríamos sacarlo de Bronce) es el siguiente:



## Función procesado\_datos\_equipamientos\_xcastanoa:



# El código es el siguiente:

```
import json
import boto3
import pandas as pd
import io
import logging
# Configurar el logger
logger = logging.getLogger()
logger.setLevel(logging.INFO)
# Inicializar el cliente de S3
s3_client = boto3.client('s3')
# Nombre del segundo bucket
second bucket name = 'seguridad-vial-datalake-xcastanoa' # Nombre del
segundo bucket
def lambda handler(event, context):
    # Extraer la información del evento
    bucket name = event['Records'][0]['s3']['bucket']['name']
    file key = event['Records'][0]['s3']['object']['key']
    # Registra el inicio de la operación
```

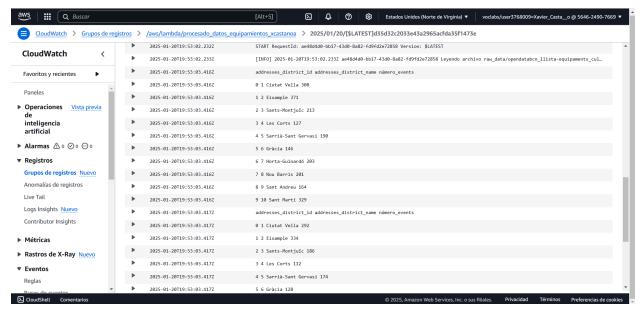
```
logger.info("Leyendo archivo " + file key + " desde el bucket " +
bucket name)
    # Establecer un número alto para mostrar todas las columnas
    pd.set option('display.max columns', None)
    try:
        # Descargar el archivo desde S3 a memoria
        csv obj = s3 client.get object(Bucket=bucket name, Key=file key)
        csv data = csv obj['Body'].read().decode('utf-8')
        # Usar Pandas para leer el CSV desde un string
        df = pd.read csv(io.StringIO(csv data), delimiter="\t")
        # Procesamiento del DataFrame
        df = df.drop(['register id', 'institution id', 'institution name',
'modified',
                      'addresses roadtype id', 'addresses roadtype name',
'addresses road id',
                      'addresses road name',
'addresses start street number',
                      'addresses_end_street_number', 'addresses_zip_code',
'addresses town',
                      'addresses main address', 'addresses type',
'values id',
                      'values attribute id', 'values category',
'values attribute_name',
                      'values value', 'values outstanding',
'values description',
                      'secondary filters id', 'secondary filters name',
                      'secondary filters fullpath',
'secondary filters tree',
                      'secondary filters asia id', 'geo epgs 25831 x',
'geo epgs 25831 y',
                      'geo epgs 4326 lat', 'geo epgs 4326 lon',
'estimated dates',
                      'start date', 'end date'], axis=1)
        df = df.drop duplicates()
        # Convertir la columna 'created' a datetime
```

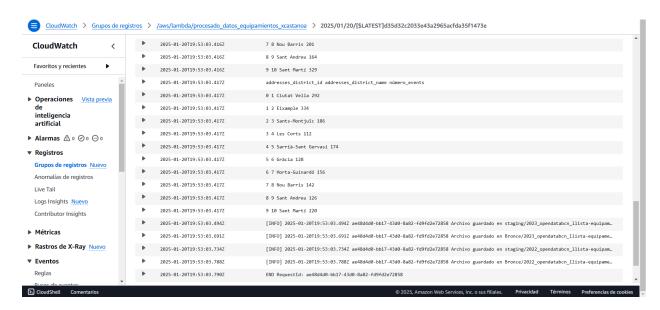
```
df['created'] = pd.to datetime(df['created'], utc=True,
format='mixed')
        # Extraer el año de la columna 'created'
        df['year'] = df['created'].dt.year
        # Filtrar por años
        df 2023 = df[df['year'] <= 2023]</pre>
        df 2022 = df[df['year'] <= 2022]</pre>
        # Agrupar por barrio
        df 2023 grouped = df 2023.groupby(["addresses district id",
"addresses district name"])["year"].count()
        df 2022 grouped = df 2022.groupby(["addresses district id",
"addresses district name"])["year"].count()
        # Convertir a DataFrame para guardar en CSV
        df 2023 grouped =
df 2023 grouped.reset index(name="número events")
        df 2022 grouped =
df 2022 grouped.reset index(name="número events")
        df 2023 grouped["addresses district id"] =
df_2023_grouped["addresses_district_id"].astype("string")
        df 2022 grouped["addresses district id"] =
df 2023 grouped["addresses district id"].astype("string")
        df 2023 grouped["addresses district id"] =
df 2023 grouped["addresses district id"].str[:-2]
        df 2022 grouped["addresses district id"] =
df 2022 grouped["addresses district id"].str[:-2]
        print(df 2023 grouped)
        print(df 2022 grouped)
        # Guardar los archivos para el año 2023
        csv buffer = io.StringIO()
        df 2023 grouped.to csv(csv buffer, index=False)
        csv buffer.seek(0)
        # Guardar el archivo en el primer bucket (staging)
```

```
staging key 2023 = "staging/2023" + file key.split('/')[-1]
        s3 client.put object(Bucket=bucket name, Key=staging key 2023,
Body=csv buffer.getvalue())
        logger.info("Archivo guardado en " + staging key 2023 + " en el
bucket " + bucket name)
        # Guardar el archivo en el segundo bucket (Bronce)
       bronce key 2023 = "Bronce/2023" + file key.split('/')[-1]
        s3 client.put object (Bucket=second bucket name,
Key=bronce key 2023, Body=csv buffer.getvalue())
        logger.info("Archivo guardado en " + bronce key 2023 + " en el
bucket " + second bucket name)
        # Guardar los archivos para el año 2022
        csv buffer = io.StringIO()
        df 2022 grouped.to csv(csv buffer, index=False)
        csv buffer.seek(0)
        # Guardar el archivo en el primer bucket (staging)
        staging key 2022 = "staging/2022" + file key.split('/')[-1]
        s3 client.put object(Bucket=bucket name, Key=staging key 2022,
Body=csv buffer.getvalue())
        logger.info("Archivo guardado en " + staging key 2022 + " en el
bucket " + bucket name)
        # Guardar el archivo en el segundo bucket (Bronce)
       bronce key 2022 = "Bronce/2022 " + file key.split('/')[-1]
        s3 client.put object (Bucket=second bucket name,
Key=bronce key 2022, Body=csv buffer.getvalue())
        logger.info("Archivo guardado en " + bronce key 2022 + " en el
bucket " + second bucket name)
   except Exception as e:
        logger.error("Error al procesar el archivo CSV: " + str(e))
       return {
            'statusCode': 500,
            'body': json.dumps("Error al procesar el archivo CSV.")
        }
   return {
```

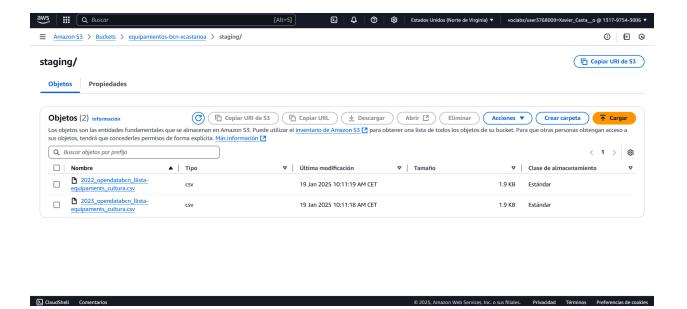
```
'statusCode': 200,
    'body': json.dumps("Archivos procesados y guardados
correctamente.")
}
```

Aquí tenemos los logs del proceso, en este caso:



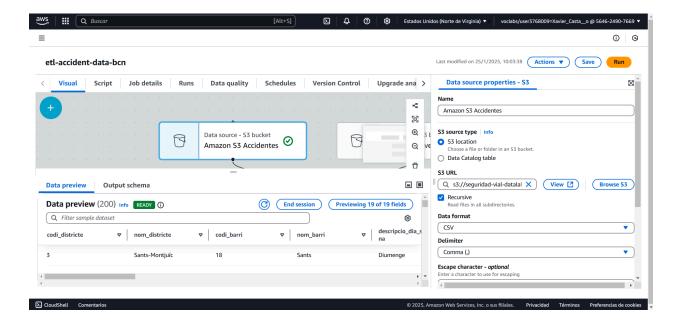


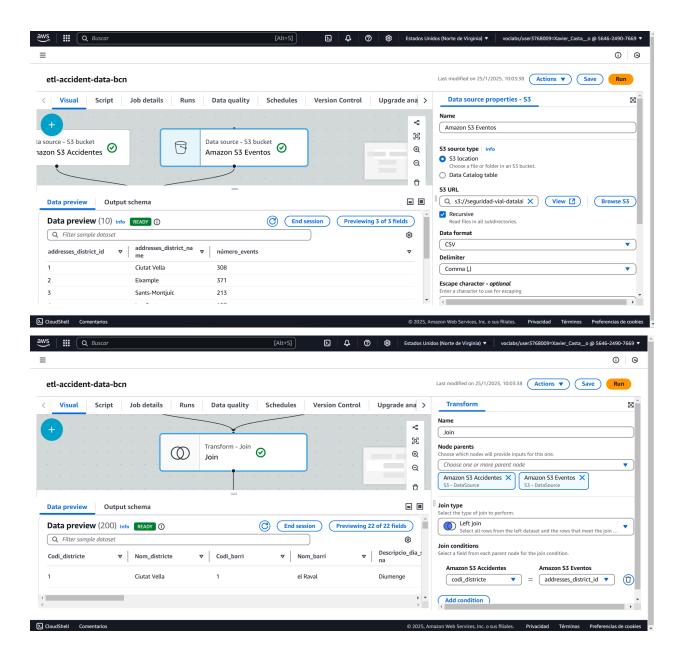
Aquí obtenemos lo siguiente (tanto en la carpeta staging como en Bronce en el otro bucket):

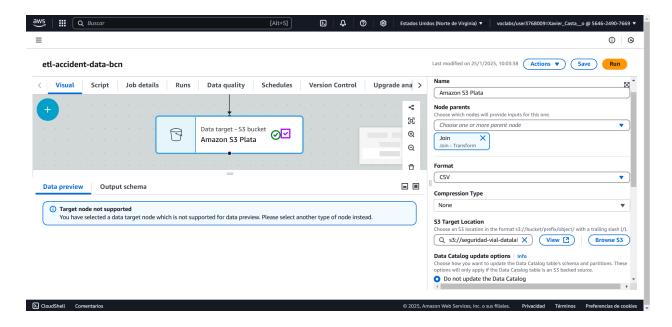


No he añadido el año 2024 porque no hay datos de accidentes de 2024 en la página web por lo que descargarlos sería redundante ya que no hay nada con lo que integrarlos.

Estos son los resultados y configuraciones del job de Glue:







Cómo podemos ver por el esquema, la integración ha consistido en agregar el dataframe por número de eventos o puntos de ocio presentes en cada uno de los barrios segmentado por 2022 y 2023, entonces utilizamos el número identificador del barrio en cada uno de los dataframes como nexo de unión con un left join (manteniendo todas las filas de los accidentes en caso de que algún id de barrio en el dataframe de accidentes tenga algún número erróneo no perder esa fila), de manera que tenemos para cada fila de un accidente, el número de eventos en el distrito en el que ha pasado, como una variable más que podemos estudiar junto con el resto de variables de los accidentes.

Por último, veremos en qué ha consistido la función Lambda que lee los archivos de Bronce/ para un mismo año y los mueve a temp\_processing/ quitando el prefijo del año y, seguidamente, corre el job de Glue:

```
import json
import boto3
import logging

# Configurar el logger
logger = logging.getLogger()
logger.setLevel(logging.INFO)

# Inicializar los clientes de S3 y Glue
s3_client = boto3.client('s3')
glue_client = boto3.client('glue')

# Nombre del bucket y del Glue Job
```

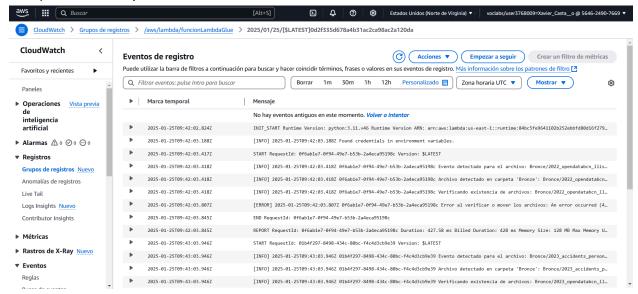
```
bucket name = 'seguridad-vial-datalake-xcastanoa'
glue job name = 'etl-accident-data-bcn' # Nombre del Glue Job
def lambda handler(event, context):
    try:
        # Extraer la información del evento
        record = event['Records'][0]
        file key = record['s3']['object']['key']
        logger.info("Evento detectado para el archivo:
{}".format(file key))
        # Verificar si el archivo está en la carpeta 'Bronze/'
        if file key.startswith('Bronce/'):
            logger.info("Archivo detectado en carpeta 'Bronze':
{}".format(file key))
            year = None
            # Identificar el año en el nombre del archivo
            for possible year in ['2022', '2023']:
                if possible_year in file_key:
                    year = possible year
                    break
            if year:
                # Construir nombres esperados de archivos
                equip file =
'{} opendatabcn llista-equipaments cultura.csv'.format(year)
                accident file =
'{} accidents persones gu bcn.csv'.format(year)
                equip file key = 'Bronce/{}'.format(equip file)
                accident file key = 'Bronce/{}'.format(accident file)
                try:
                    # Verificar la existencia de ambos archivos
                    logger.info("Verificando existencia de archivos: {} y
{}".format(equip file key, accident file key))
                    s3 client.head object(Bucket=bucket name,
Key=equip file key)
```

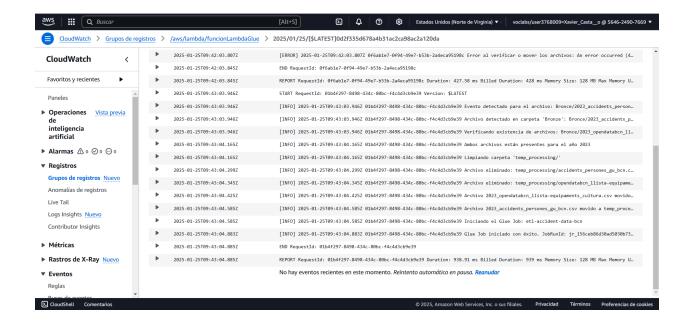
```
s3 client.head object(Bucket=bucket name,
Key=accident file key)
                    logger.info("Ambos archivos están presentes para el
año {}".format(year))
                    # Limpiar la carpeta 'temp processing/'
                    temp processing folder = 'temp processing/'
                    logger.info("Limpiando carpeta
'{}'".format(temp processing folder))
                    response =
s3 client.list objects v2(Bucket=bucket name,
Prefix=temp processing folder)
                    if 'Contents' in response:
                        for obj in response['Contents']:
                            s3 client.delete object(Bucket=bucket name,
Key=obj['Key'])
                            logger.info("Archivo eliminado:
{}".format(obj['Key']))
                    # Mover archivo de equipamientos
                    new equip file key =
'{}{}'.format(temp processing folder, equip file[5:]) # Quitar prefijo de
año
                    s3 client.copy object(
                        Bucket=bucket name,
                        CopySource={'Bucket': bucket name, 'Key':
equip file key},
                        Key=new equip file key
                    s3 client.delete object(Bucket=bucket name,
Key=equip file key)
                    logger.info("Archivo {} movido a
{}".format(equip_file, new_equip_file_key))
                    # Mover archivo de accidentes
                    new accident file key =
'{}{}'.format(temp_processing_folder, accident_file[5:])  # Quitar prefijo
de año
```

```
s3 client.copy object(
                        Bucket=bucket name,
                        CopySource={'Bucket': bucket name, 'Key':
accident file key},
                        Key=new accident file key
                    )
                    s3 client.delete object(Bucket=bucket name,
Key=accident file key)
                    logger.info("Archivo {} movido a
{}".format(accident file, new accident file key))
                    # Iniciar el Glue Job
                    logger.info("Iniciando el Glue Job:
{}".format(glue_job_name))
                    response =
glue client.start job run(JobName=glue job name)
                    logger.info("Glue Job iniciado con éxito. JobRunId:
{}".format(response['JobRunId']))
                except s3 client.exceptions.ClientError as e:
                    # Si algún archivo no existe, registrar el error
                    logger.error("Error al verificar o mover los archivos:
{ } ".format(e))
                    return {
                        'statusCode': 500,
                        'body': json.dumps("Error: Uno o ambos archivos
requeridos no están disponibles.")
                except glue client.exceptions.ClientError as e:
                    # Error al iniciar el Glue Job
                    logger.error("Error al iniciar el Glue Job:
{}".format(e))
                    return {
                        'statusCode': 500,
                        'body': json.dumps("Error al iniciar el Glue
Job.")
                    }
    except Exception as e:
        # Captura cualquier error inesperado
        logger.error("Error inesperado: {}".format(e))
```

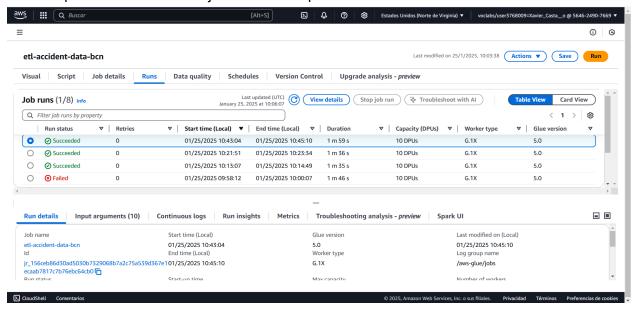
```
return {
    'statusCode': 500,
    'body': json.dumps("Error inesperado al procesar el evento.")
}
return {
    'statusCode': 200,
    'body': json.dumps("Proceso completado exitosamente.")
}
```

Estos son los dos logs que nos arroja en CloudWatch, uno por cada año ya que hay un bucle que hace un intento por cada año posible que, con los datos que tenemos son 2022 y 2023. Por lo tanto, como solo he hecho la prueba con 2023, uno de los logs da error y el otro (de 2023) hace todo el proceso:

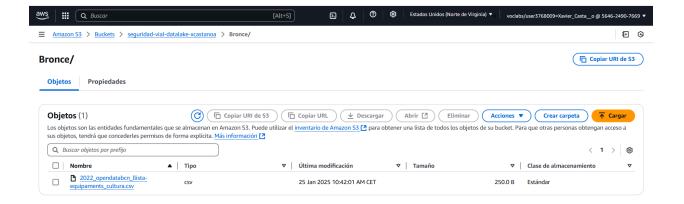




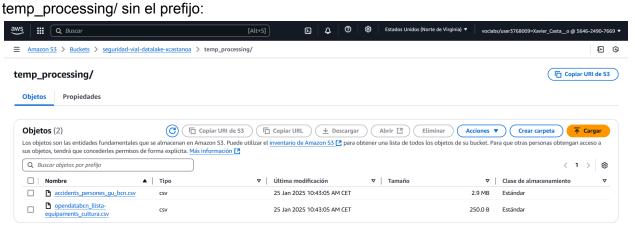
También podemos ver cómo el job en Glue empieza a correr solo:



Y además podemos ver los efectos de los directorios de S3:

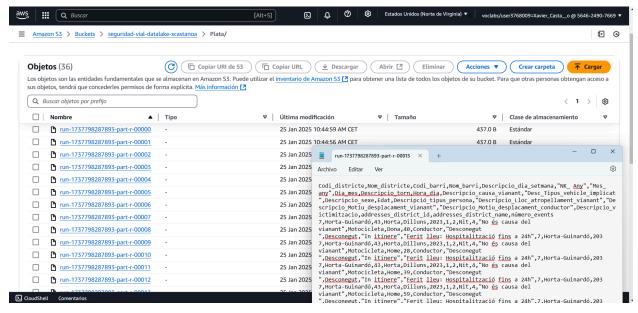


Primero, los archivos de Bronce/ correspondientes a 2023 desaparecen. Y son trasladados a

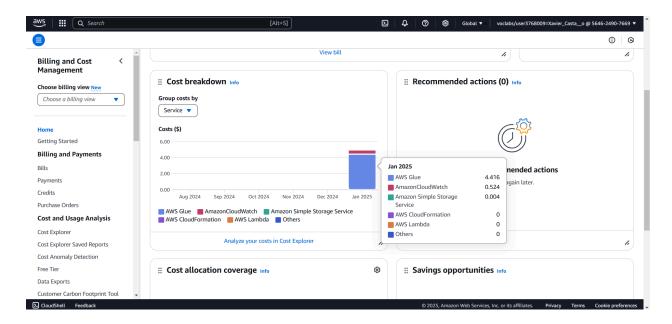


2 CloudShell Comentarios © 2025, Amazon Web Services, Inc. o sus filiales. Privacidad Términos Preferencias de cookies

Por último, podemos ver cómo en Plata/ se han cargado los datos integrados mediante el job de Glue:



Por último, el total gastado cómo podemos ver aquí son unos 4'9\$, de los cuales casi la totalidad han ido a financiar los trabajo de Glue, el segundo servicio más caro ha sido CloudWatch, S3 parece el servicio más barato con apenas unos céntimos y, curiosamente, Lambda no tuvo ningún coste. Muy probablemente porque lo que hace Lambda es disparar otros sistemas de manera orquestada según la función Lambda que hayamos escrito.



A modo de consejo y para optimizar el despliegue del proyecto aprovechando al máximo cada euro que invertimos yo creo que es muy importante que en lugar de estar generando unos eventos mediante borrado y pegado nuevamente de los archivos que queremos tratar con

Lambda para disparar el desencadenador todo el rato e ir mirando los logs de CloudWatch cada vez dentro de Lambda, creemos nuestros tests de eventos.

En mi caso utilizar esta función Lambda de manera inicial para extraer el evento con el que trabajamos:

```
import json
import logging

# Configurar el logger
logger = logging.getLogger()
logger.setLevel(logging.INFO)

def lambda_handler(event, context):
    # Registrar el evento completo en los logs
    logger.info("Evento recibido: " + json.dumps(event, indent=2))

return {
    'statusCode': 200,
    'body': json.dumps('Evento procesado correctamente')
}
```

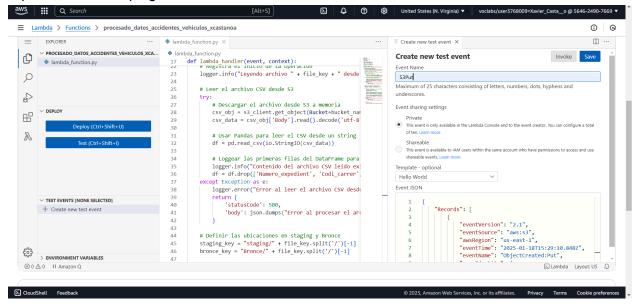
De esta manera solo tenemos que desencadenar una vez el evento en S3 copiando el archivo correspondiente en la carpeta correspondiente y cuando esta función se ejecute obtendremos el JSON con el evento y todos sus valores, estos tienen esta forma:

Como ejemplo, este el evento que se genera cuando pegamos los archivos de accidentes en la carpeta raw\_data/ del bucket de accidentes:

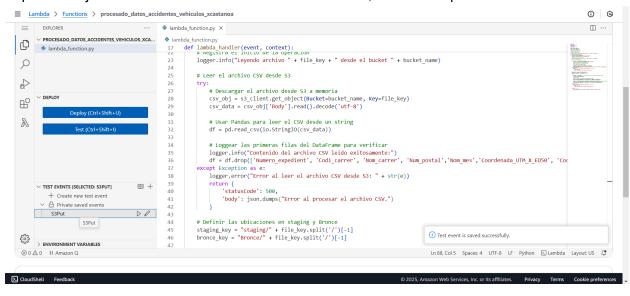
```
"x-amz-request-id": "54V5DH4KWQGJAX15",
                "x-amz-id-2":
"tJtSC3WTjxnFb5JtqOJ6iSWaBlgoz+6Sb/GueUuSiF+mDToJZKi9C2aNn5SFVJibCo4MvwLJK
KoU0QgGcP2oXWZU0xvnFrZW"
            },
            "s3": {
                "s3SchemaVersion": "1.0",
                "configurationId": "aa69af74-c432-4df0-a0ab-c07796a65142",
                "bucket": {
                    "name": "accidentes-peatones-bcn-xcastanoaaa",
                    "ownerIdentity": {
                        "principalId": "A3KR03WFPW2DXW"
                    },
                    "arn":
"arn:aws:s3:::accidentes-peatones-bcn-xcastanoaaa"
                },
                "object": {
                    "key": "raw data/2023 accidents persones gu bcn.csv",
                    "size": 4290259,
                    "eTag": "4697d0cd25f853395201d5fbd506bc7a",
                    "sequencer": "00678BC8C6B2BF339F"
           }
   1
}
```

Si este evento es copiado de la siguiente manera en Lambda, en el apartado Create new test event dentro de la sección Event JSON y le ponemos un nombre, luego aparece abajo a la

## izquierda en el desplegable TEST EVENTS:



Y queda abajo a la derecha en esa sección como S3Put, el nombre que le hemos dado:



Es importante que después disparar el desencadenador por primera vez dejando el archivo en la carpeta correspondiente de S3 lo dejemos allí, ya que el test es capaz de identificar el archivo si lo hemos dejado ahí y podemos imprimir en el output del test los resultados de las transformaciones de los dataframes pandas si queremos ir viendo como están quedando, así como poder hacer todo el proceso entero y comprobar que no hay bugs en el código, para cuando finalmente lo volvamos a correr borrando el archivo y volviéndolo a enganchar en la carpeta S3, sepamos exactamente lo que va a aparecer en los logs de CloudWatch.