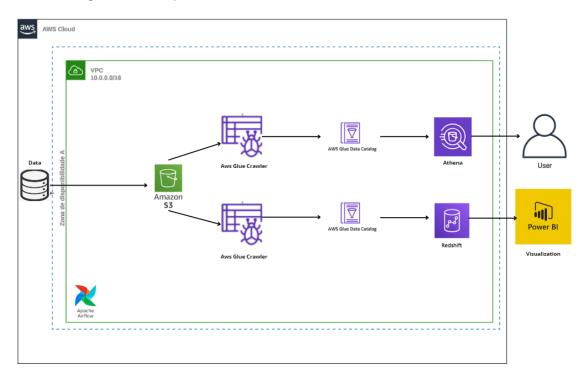
Análise de Churn de clientes através de uma Pipeline de dados usando Apache Airflow, AWS Glue, S3, Amazon Redshift e Power BI

Resumo

Neste projeto de engenharia de dados foi feita uma análise de churn de clientes, construí e automatizei um pipeline ETL usando o AWS Glue para carregar dados do bucket AWS S3 em um data Warehouse Amazon Redshift e depois conectar o Power BI ao cluster do Redshift para a visualização do usuário final. O AWS Glue serviu como um rastreador de dados para inferir o esquema do banco de dados depois os dados foram disponibilizados no AWS Athena para extrair os dados através de consultas SQL. O AWS Glue também serviu para carregar os dados rastreados e tratados para o cluster Redshift. O Apache Airflow foi usado para orquestrar e automatizar todo esse processo que era manual.

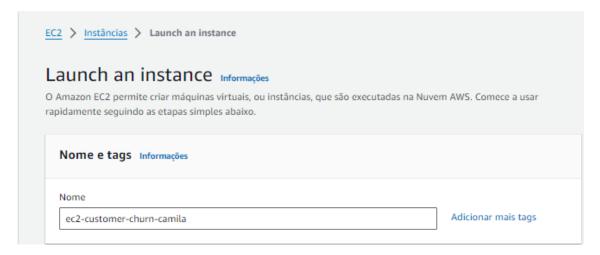
Diagrama da arquitetura na nuvem AWS:



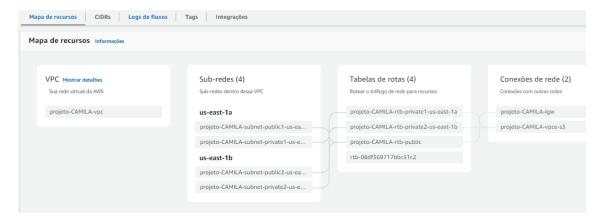
Todo o projeto foi desenvolvido do zero na nuvem AWS, a base de dados utilizada foi retirada do Kaggle, se chama "Rotatividade de clientes de telecomunicações: conjunto de dados IBM", abaixo seguem as etapas.

Primeiro criei uma EC2, para configurações e orquestração do processo. No console da AWS, procure por EC2, depois em "Executar EC2". A AMI escolhida foi o ubuntu, as configurações iniciais serão feitas em Linux, via o terminal da EC2. Habilitei as 3 regras de conexão de entrada SSH, HTTPS e HTTP, assim será possível

conectar via linha de comando e navegador, como a carga inicial será baixa escolhi o tipo da instância t2.medium, que possui 4Gib e 2 CPUs, isso garante que a EC2 não congelará durante o processo.



Também gerei uma key pair, fiz o download da key pair em csv, por questões de segurança e para poder conectar via SSH, além disso, uma VPC foi criada como proteção a EC2.



Quando a instancia estiver com o status "Executando", a selecione e clique em conectar. Neste primeiro momento, conectei via instance connect para iniciar as configurações. Clique em "Conectar" novamente.



Vai abrir um novo terminal, configurei com os seguintes comandos Linux:

sudo apt update (Atualiza a lista de pacotes disponíveis para instalação no sistema operacional usando o gerenciador de pacotes APT (Advanced Package Tool))

sudo apt install python3-pip (Instala o pacote python3-pip, que é o gerenciador de pacotes do Python para a versão 3.x, usados para instalar e gerenciar bibliotecas e dependências Python.)

sudo apt install python3.10-venv (Instala o pacote python3.10-venv, que é necessário para criar ambientes virtuais Python 3.10, permitindo isolar ambientes de desenvolvimento Python para projetos específicos.)

python3 -m venv customer_churn_camila_venv (Cria um ambiente virtual chamado customer_churn_camila_venv usando o módulo venv do Python 3. Esse ambiente virtual é onde as dependências do projeto serão instaladas e isoladas do sistema global.)

source customer_churn_camila_venv/bin/activate (Ativa o ambiente virtual criado anteriormente, garantindo que as instalações e execuções subsequentes ocorram dentro desse ambiente isolado.)

sudo pip install apache-airflow (Instala o Apache Airflow, uma plataforma para programar, monitorar e gerenciar fluxos de trabalho de dados. Aqui, estamos usando o pip (Python Package Installer) para instalar o Airflow.)

pip install apache-airflow-providers-amazon (Instala um provedor específico do Apache Airflow para integração com serviços da Amazon Web Services (AWS), como S3, EC2, etc. Isso fornece funcionalidades adicionais para trabalhar com serviços da AWS dentro do Apache Airflow.)

airflow standalone (Inicia o Apache Airflow no modo standalone, o que significa que ele será executado em um único nó sem o uso de um banco de dados externo, como MySQL ou PostgreSQL. Este modo é útil para configurações de desenvolvimento ou testes.)

Após as configurações do ambiente virtual e das dependências, o Airflow deve indicar que está pronto e te informará uma username e senha, conforme abaixo:

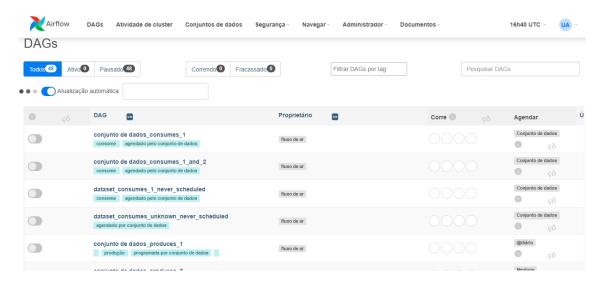
```
standalone | Airflow is ready
standalone | Login with username: admin password: 9xYkerwf6v3v97qE
```

Meu username: admin password: 9xYkerwf6v3v97qE.

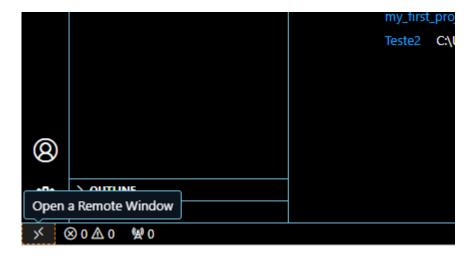
Após isso, volte na EC2 criada, a selecione e na tab "Segurança", clique em Grupos de segurança, depois em Regras de Entrada e em Editar Regras de entrada, adicione a regra para acessar o Apache Airflow via navegador, isso será importante para visualizar se o job que criei está funcionando corretamente.

Regras de entrada Informações								
D da regra do grupo de segurança	Tipo Informações		Protocolo Informações	Intervalo de portas Informações	Origem Informações		Descrição - opcional Informações	
sgr-067bdd7bca2868021	HTTPS	•	TCP	443	Persona ▼	Q 0.0.0.0/0 X		Excluir
sgr-007ef2de33d7df5a7	SSH	•	TCP	22	Persona ▼	Q 0.0.0.0/0 X		Excluir
sgr-0b7c50379232e920f	НТТР	•	TCP	80	Persona ▼	Q 0.0.0.0/0 X		Excluir
-	TCP personalizado	•	TCP	8080	Qualqu ▼	Q 0.0.0.0/0 X		Excluir

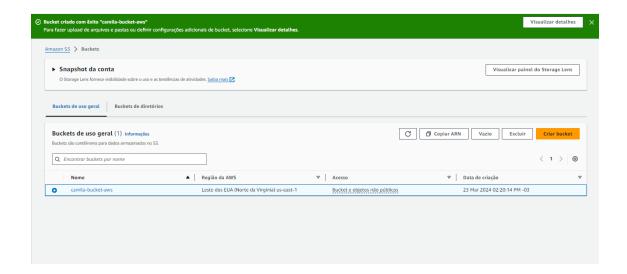
Adicione a regra, tipo TCP Personalizado, intervalo de portas 8080 e Origem Anywhere IPv4. A porta 8080 é uma porta de comunicação de rede. Em muitos casos, é usada como porta padrão para servidores web locais ou de desenvolvimento. Quando você executa o Apache Airflow com o comando airflow standalone, por padrão ele usa a porta 8080 para fornecer uma interface web onde é possível monitorar e gerenciar fluxos de trabalho. Então, quando inicia o Airflow com airflow standalone, é possível acessar sua interface web digitando http://localhost:8080 no navegador. Nosso localhost é o nosso Endereço IP público da EC2. Após faça login no Airflow pelo navegador com as credenciais que ele havia criado.



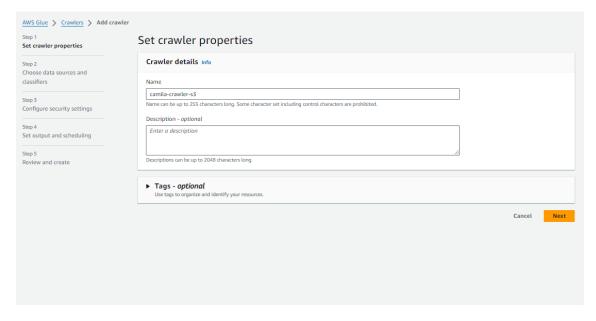
Depois configurei o acesso remoto via SSH pelo VScode, porque é mais amigável que usar o VIM ou o terminal da EC2. No rodapé, à esquerda, "Open a Remote Window", conecta com o Host, informe a sua EC2 e conecte ao ambiente virtual criado anteriormente.



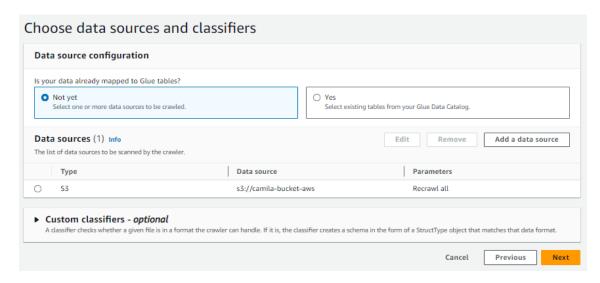
Depois criei um bucket S3, ele é como uma pasta de armazenamento na nuvem onde é possível armazenar qualquer tipo de dados, como arquivos, documentos, imagens, vídeos, backups de banco de dados, entre outros. Armazenei os dados no bucket S3.



Depois criei o AWS Glue, que fornece uma maneira fácil de criar, gerenciar e executar pipelines de ETL (Extract, Transform, Load) para processar e transformar grandes volumes de dados. Utilizei o recurso chamado Crawler do AWS Glue, ele automatiza a descoberta e classificação de dados em diversas fontes de dados, como Amazon S3, bancos de dados relacionais e não relacionais, por isso, ele também será utilizado com o Athena e o Redshift. Pesquise por AWS Glue, depois em "Data catalog", "Crawlers" nós vamos processar os dados que serão armazenados no S3.



Como o schema da minha tabela não estava criado tive que fazer do zero.

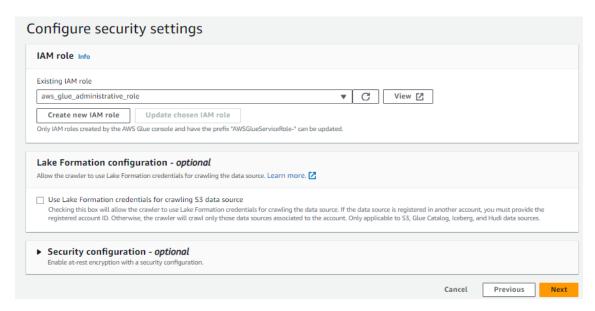


Adicionei a fonte de dados, que será o conteúdo do bucket S3.

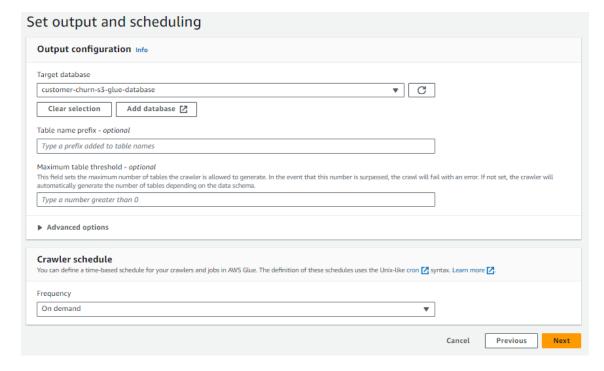


Será necessário informar qual o path do S3, e defini como "Crawl all subfolders" porque quero que os dados do bucket sejam atualizados a cada nova carga.

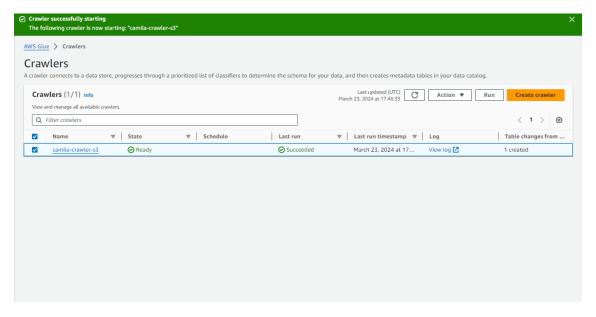
O Crawler do AWS Glue, determina que a função IAM já deva estar criada para operar o processo, então adicionei a permissão ao usuário administrador para administrar o Glue.



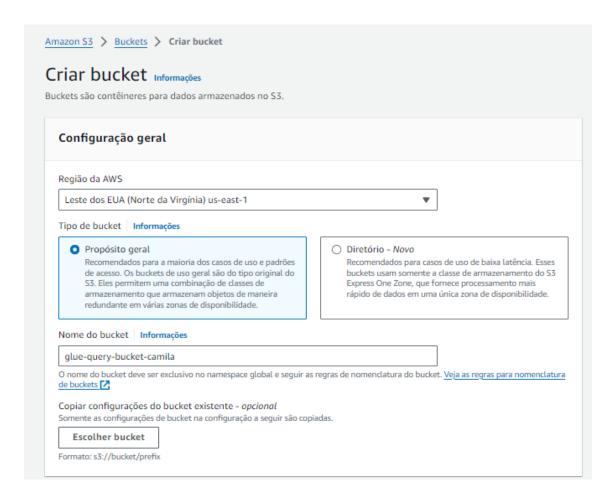
Adicionei a database que já havia adicionado ao bucket.



Mantive as demais configurações padrão e revisei e depois criei, depois dê "Run" espere até ficar com o status "Ready".



Agora usarei o Crawler criado para conectar com o AWS Athena. O AWS Athena é um serviço de consulta interativa fornecido pela AWS que permite analisar dados diretamente no Amazon S3 usando SQL padrão. Em vez de carregar os dados em um banco de dados ou armazenamento de dados tradicional, o Athena permite executar consultas SQL diretamente nos arquivos armazenados no S3, assim não será necessário configurar e gerenciar uma infraestrutura de banco de dados. As queries que fiz para criar um relatório para o usuário final, devem ficar armazenadas em um outro Bucket S3, por isso criei outro bucket. Depois de criar o S3, posso ajustar as configurações do Athena.



Depois em "Configurações", no Athena selecionei este bucket criado.

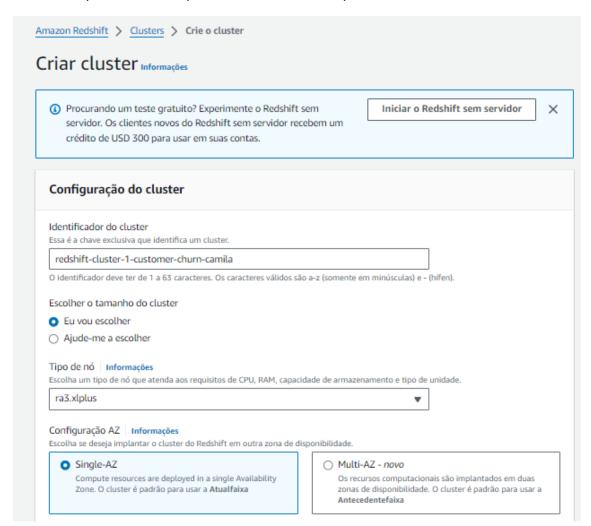


E na tab "Editor" podemos criar e executar nossas queries. Parece com o PostgresSQL ou o MySql, neste caso seria para os usuários realizar consultas em um banco estruturado, assim o Athena foi conectado via o Crawler do AWS Glue.

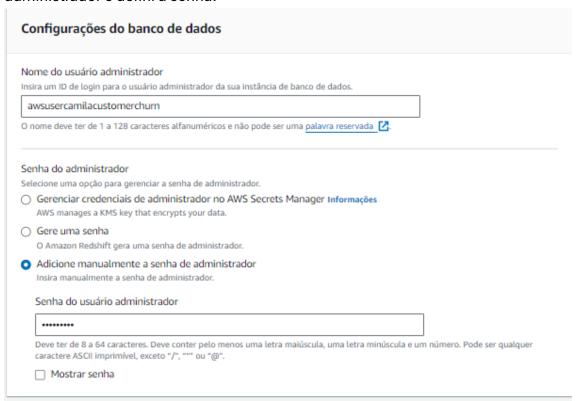
Após para análises e dashboard para o usuário final, utilizei o AWS Redshift. Ele é projetado para processar grandes volumes de dados e realizar análises complexas em tempo real. O Redshift é baseado em um modelo de banco de dados relacional colunar e foi otimizado para fornecer alto desempenho em consultas analíticas, agregações e processamento de grandes conjuntos de dados. O Redshift se integra facilmente com outras ferramentas e serviços da AWS, como o AWS Glue para ETL (Extract, Transform, Load) de dados, o AWS Data Pipeline para

orquestração de fluxos de trabalho de dados e o Amazon S3 para armazenamento de dados. Por isso, o Crawler também será integrado ao Redshift.

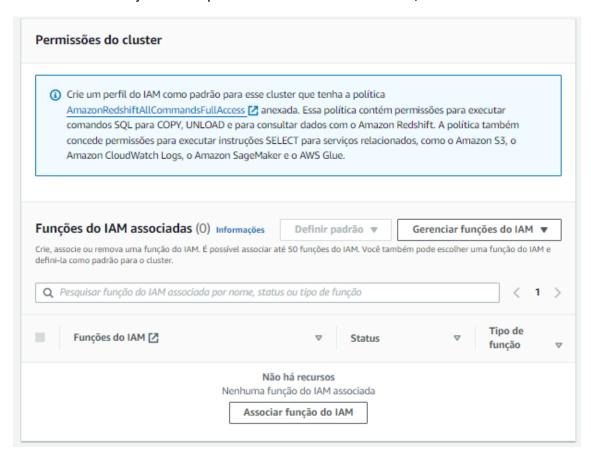
No console, pesquise por Amazon Redshift, depois em Clusters e por último criar o cluster. Devido ao tamanho da carga e otimização dos custos decidi escolher tipo de nó ra3.xlplus e uma zona de disponibilidade.



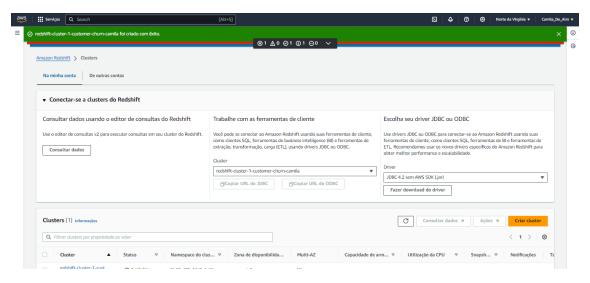
Sobre as configurações do banco de dados, escolhi o nome do usuário administrador e defini a senha.



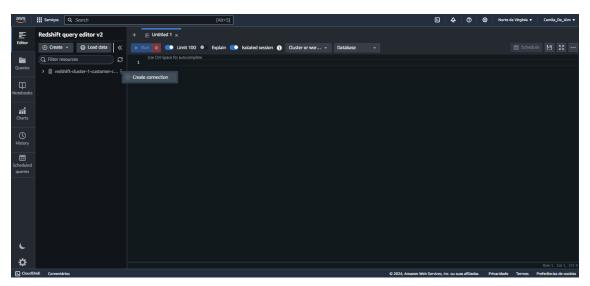
O Redshift já cria um perfil do IAM com total acesso, como mostra abaixo.



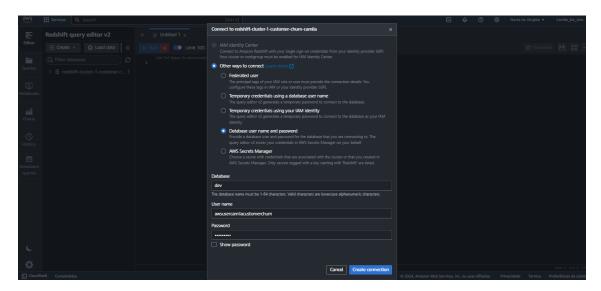
As demais configurações permaneceram as mesmas, como eu já havia criado uma VPC, bastou selecionar.



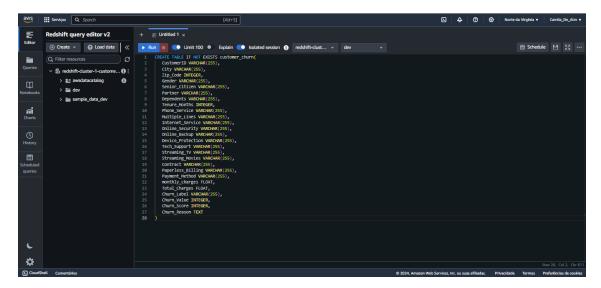
Depois à direita clique em Query Editor V2, vai abrir o editor abaixo, nos três pontos clique em "Create connection"



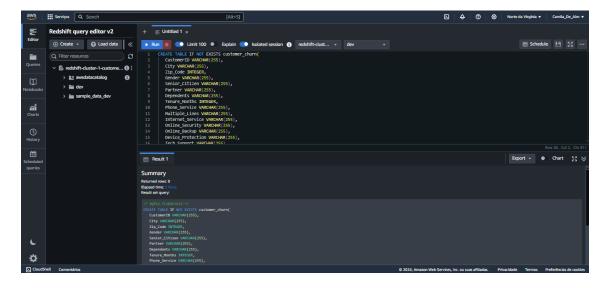
Agora devemos selecionar a opção Database user name and password e colocar o Username e senha que definimos na criação do Cluster. O nome do database foi definido pelo próprio editor do Redshift, mas pode ser alterado.



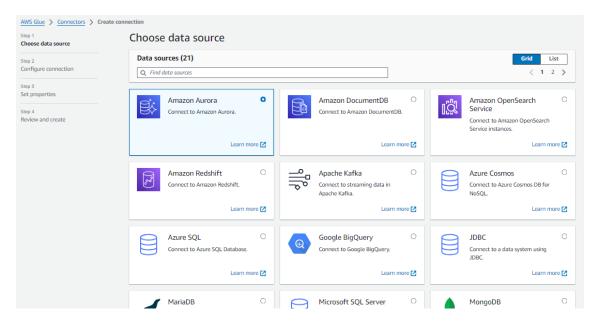
Após criei o Schema da nossa tabela, como já conhecia a base de dados do Kaggle, bastou formatar em formato SQL, conforme abaixo.



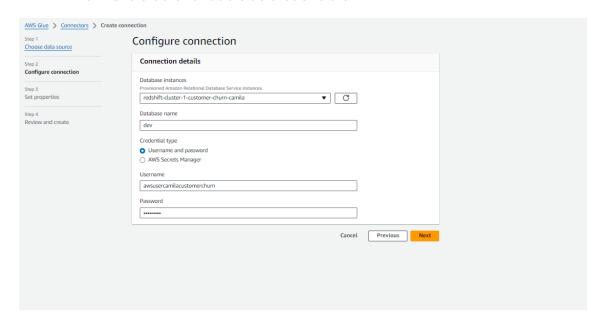
Executei o comando.



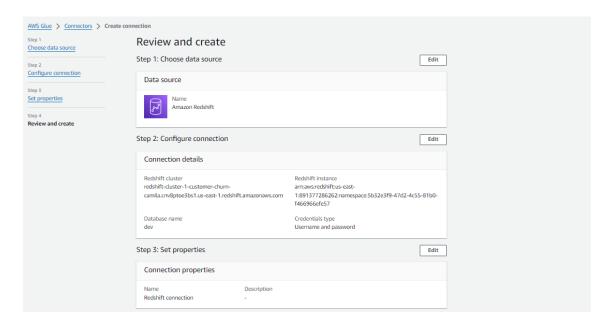
Agora precisamos conectar o Redshift ao Glue. Então volte ao Glue em Data connections à direita, clique em "Create connection" podemos conectar com diversas fontes de dados, mas escolha o Redshift.



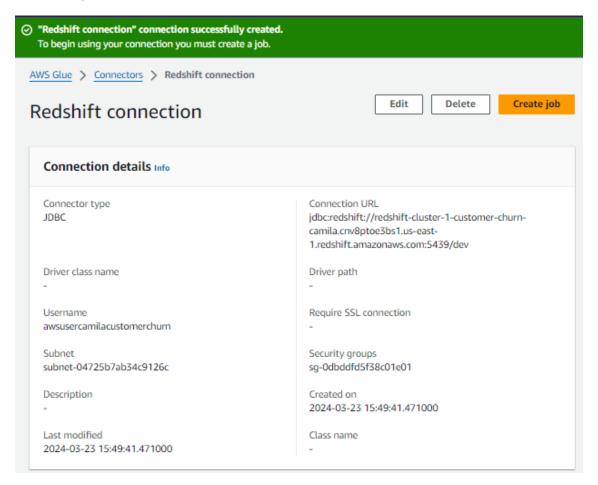
Informei o cluster criado e as credenciais.



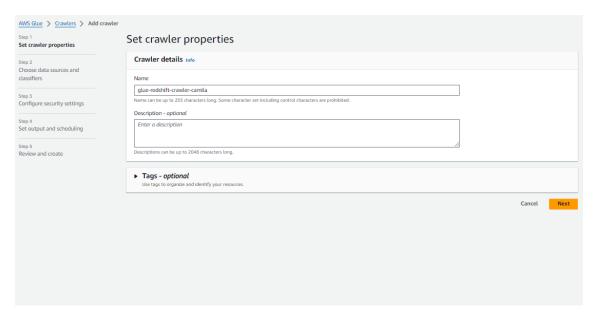
Revisei e criei.



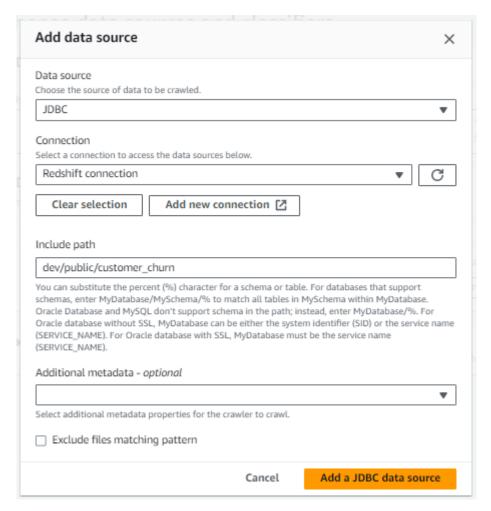
O tipo de conector é o JDBC que atua como uma ponte entre o aplicativo e o banco de dados, fornecendo os meios para estabelecer uma conexão com o banco de dados, enviar consultas SQL, receber resultados e manipular dados e é o conector padrão do Redshift.



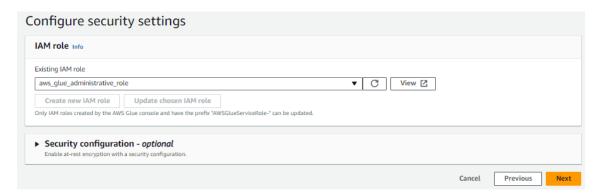
Agora teremos que conectar o Crawler (do AWS Glue) ao Redshift, vá em Crawler e adicione um novo para o Redshift, conforme abaixo.



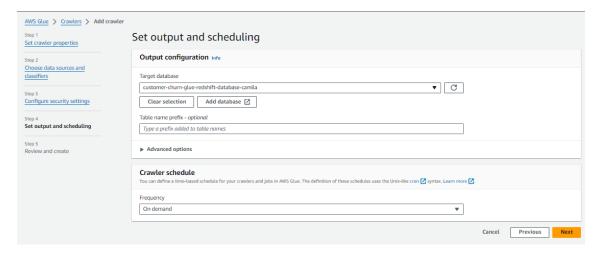
Cliquei em "Next", depois adicionei uma nova database e a conexão do JDBC que é a do Redshift, informei o path.

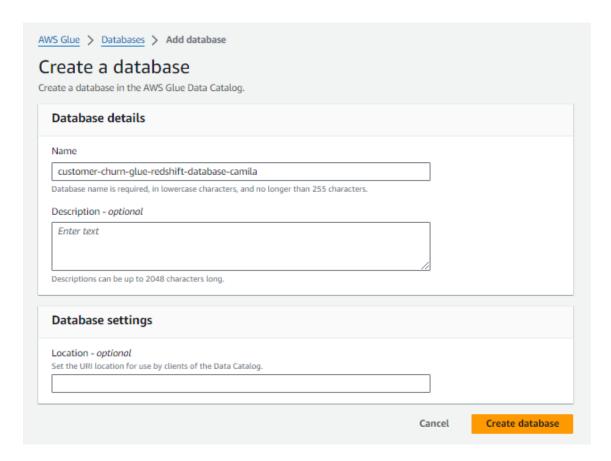


O IAM role pode ser o mesmo criado para o Athena.



Em "Target database" teremos que criar um para o Redshift. Criei em add database e depois selecionei.



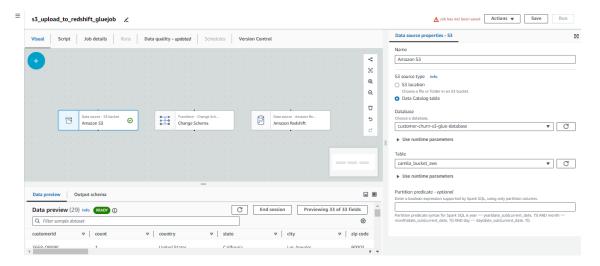


Agora temos dois Crawlers no AWS Glue, um para fazer integração com o Redshift e outro com o Athena.

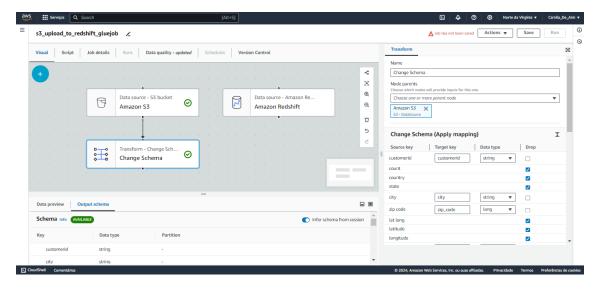


Ainda no AWS Glue, precisamos configurar o job ETL, em AWS Glue, à direita em ETL Jobs. Abrirá a tela abaixo, nomeei o job e em Visual, configurei cada parte do ETL, basta clicar em cada item e definir as configurações à direita.

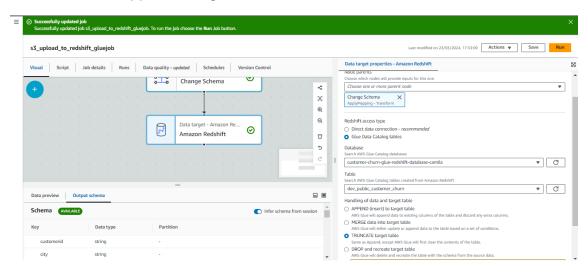
As configurações para o S3 bucket, estão à direita. Nomeei e poderia indicar a localização do S3, mas como havia criado uma "Data Catalog table" direcionei para esta tabela.



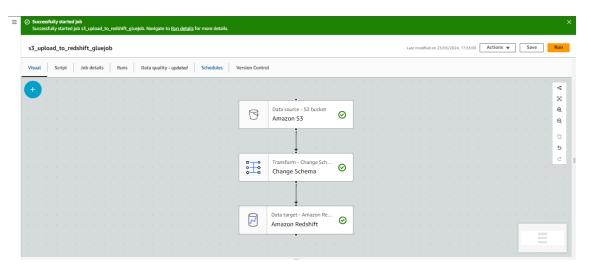
Transformação da base de dados, o "Change Schema", apresenta as configurações à direita. Aqui fiz os ajustes nos dados brutos que estavam no S3, dropei e ajustei os nomes e os tipos das colunas. O Redshift não tem float ele tem o double, atentar para esta diferença.



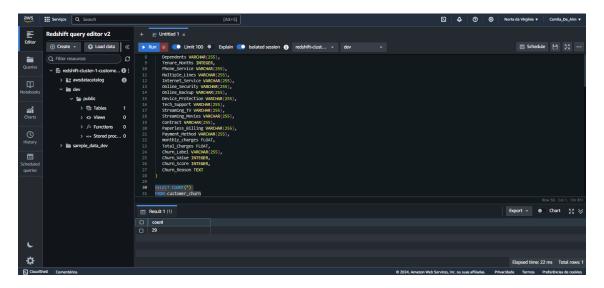
O carregamento no Redshift, abaixo as configurações do job. Poderia ter feito uma conexão direta, mas como já havia criada a tabela, só direcionei para ela. Defini que a tabela truncasse a cada nova carga de dados, assim os dados estarão sempre atualizados com os últimos dados disponíveis, mas também seria possível somente usar o Append, merge ou até recriar do zero a tabela.



Resultado



Executei manualmente o job para ver se estava funcionando na tab Runs. Para ter certeza, volte no editor do Redshift e execute o comando Count, a tabela original estava vazia, somente tinha o schema, mas agora já apresenta alguns valores.



Podemos executar manualmente ao clicar em Run, ou automatizar com o Airflow, por isso fizemos a conexão do Airflow no VScode, nesta conexão executei o seguinte script:

from airflow import DAG # Importa a classe DAG do módulo airflow. A classe DAG é usada para definir e descrever um fluxo de trabalho em Airflow.

from datetime import timedelta, datetime

from airflow.operators.python import PythonOperator #Importa a classe PythonOperator do módulo operators.python do Airflow. O PythonOperator é usado para executar funções Python como tarefas em um fluxo de trabalho.

from airflow.providers.amazon.aws.hooks.base_aws import AwsGenericHook #Importa a classe AwsGenericHook do módulo base_aws do pacote providers.amazon.aws.hooks do Airflow. Essa classe é usada para estabelecer conexões com serviços da AWS.

import time

from airflow.providers.amazon.aws.sensors.glue import GlueJobSensor #Essa classe é usada para esperar até que um trabalho do AWS Glue seja concluído antes de continuar o fluxo de trabalho.

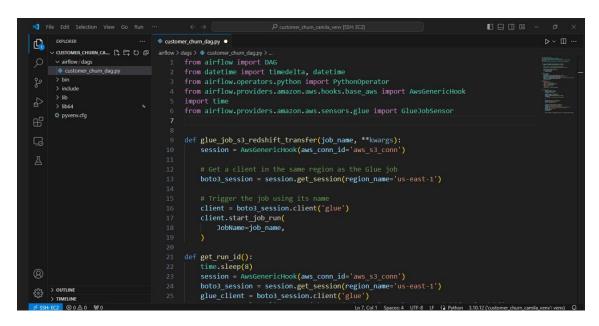
```
def glue_job_s3_redshift_transfer(job_name, **kwargs):
    session = AwsGenericHook(aws_conn_id='aws_s3_conn')
#Define a região em que eu estava us-west-2
    boto3_session = session.get_session(region_name='us-west-2')
    client = boto3_session.client('glue')
    client.start_job_run(
        JobName=job_name,
    )

def get_run_id():
    time.sleep(8)
    session = AwsGenericHook(aws_conn_id='aws_s3_conn')
```

```
boto3_session = session.get_session(region_name='us-west-2')
  glue_client = boto3_session.client('glue')
  response = glue_client.get_job_runs(JobName="s3_upload_to_redshift_gluejob")
  job_run_id = response["JobRuns"][0]["Id"]
  return job_run_id
#Define um dicionário default args que contém os argumentos padrão para o DAG, como o proprietário, a data de início, as configurações de e-mail em caso
default_args = {
  'owner': 'airflow',
  'depends_on_past': False,
  'start_date': datetime(2023, 8, 1),
  'email': ['myemail@domain.com'],
  'email_on_failure': False,
  'email_on_retry': False,
  'retries': 2,
  'retry_delay': timedelta(seconds=15)
}
#Inicia a definição do DAG com o nome 'my_dag' e os argumentos padrão definidos anteriormente.
with DAG('my_dag',
     default_args=default_args,
     schedule_interval = '@weekly',
     catchup=False) as dag:
     glue_job_trigger = PythonOperator(
     task_id='tsk_glue_job_trigger',
     python_callable=glue_job_s3_redshift_transfer,
     op_kwargs={
       'job_name': 's3_upload_to_redshift_gluejob'
     },
     )
     grab_glue_job_run_id = PythonOperator(
     task_id='tsk_grab_glue_job_run_id',
     python_callable=get_run_id,
     )
```

```
is_glue_job_finish_running = GlueJobSensor(
task_id="tsk_is_glue_job_finish_running",
job_name='s3_upload_to_redshift_gluejob',
run_id='{{task_instance.xcom_pull("tsk_grab_glue_job_run_id")}}',
verbose=True, # prints glue job logs in airflow logs
aws_conn_id='aws_s3_conn',
poke_interval=60,
timeout=3600,
)
```

glue_job_trigger >> grab_glue_job_run_id >> is_glue_job_finish_running

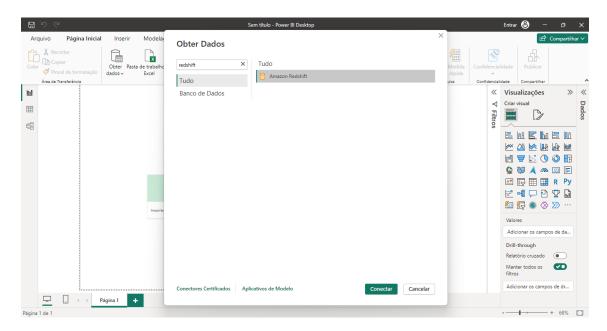


Após devemos conectar o Airflow via Access Keys do Usuário Raiz para automatizar os jobs acima, isso deve ser feito via navegador no Airflow tanto para o S3 quanto para o Redshift e via terminal da EC2, acessando novamente o ambiente virtual e informando Access Keys. Após execute novamente, o job no Crawler

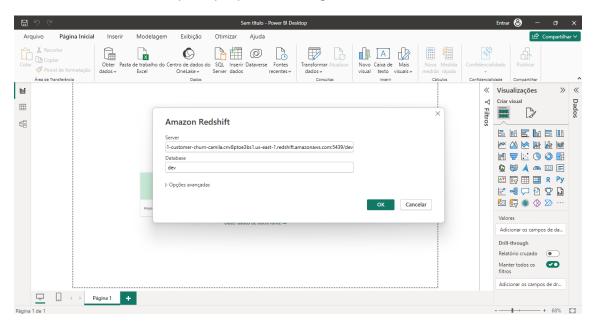
Após verifique se o status está como "Running" no Crawler e Success no Airflow,



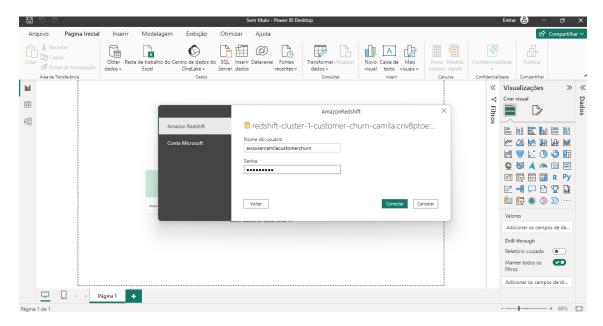
Por último apresentaremos a visualização dos dados no Microsoft Power BI. Faça conexão no PowerBI com o Redshift, não esqueça de habilitar o cluster para conexões fora da VPC.



Vai pedir o server e a database, o server é o endpoint do cluster criado e a database é dev , nome que a própria AWS sugeriu.



Informe as credenciais do cluster.



Após será possível criar visualizações, com a tabela que será atualizada em tempo real a cada nova carga recebida no Bucket S3. Abaixo uma visualização que criei.

