

# UNIFOR - UNIVERSIDADE DE FORTALEZA CURSO: ESPECIALIZAÇÃO EM ENGENHARIA DE DADOS

# ATIVIDADE PRÁTICA: GUIA DE IMPLEMENTAÇÃO DE ENGENHARIA DE DADOS: PIPELINE DE ALERTA DE CHUVAS

Aluno(s): José Wendemberg Henrique Lima

Professor: Marcondes Alexandre

Fortaleza - CE 2025

#### 1. Introdução

O presente trabalho tem como finalidade apresentar um guia detalhado para implementação de um projeto de engenharia de dados, aplicando serviços da Amazon Web Services (AWS) para ingestão, processamento e envio de dados meteorológicos em tempo real. O setor escolhido é meteorologia aplicada, pela relevância de informações precisas para setores críticos, como agricultura, logística, defesa civil e gestão urbana. O projeto foi desenvolvido para consumir dados de uma API externa (Tomorrow.io), processá-los de forma escalável utilizando AWS Lambda e Amazon Kinesis, armazenar e distribuir os resultados em tempo real e disparar alertas automáticos via Amazon SNS. Esta arquitetura permite demonstrar as principais etapas de um pipeline moderno de engenharia de dados e reforça boas práticas de segurança e governança.

#### 2. Setor e Justificativa

O setor de meteorologia aplicada enfrenta desafios significativos no tratamento de dados. As informações meteorológicas são geradas em grande volume, alta frequência e de diversas fontes, exigindo pipelines escaláveis e altamente disponíveis. Outro ponto crítico é a necessidade de respostas rápidas para emissão de alertas (chuvas intensas, ventos fortes, riscos de enchentes), o que torna o processamento em tempo real indispensável. A escolha do setor se deve ao impacto direto dos dados meteorológicos em decisões estratégicas, como planejamento agrícola, logística de transporte e ações preventivas de defesa civil. O projeto demonstra como uma arquitetura de dados em nuvem pode atender a essas necessidades de forma eficiente e segura.

# 3. Definição do Problema

O problema abordado é a necessidade de processar dados meteorológicos em tempo real e gerar alertas automáticos para usuários finais e gestores. Com dados atualizados de APIs externas, é possível alimentar sistemas analíticos, dashboards e mecanismos de alerta, otimizando decisões e prevenindo riscos. O objetivo do projeto é criar um pipeline que consuma dados meteorológicos externos, armazene e processe fluxos de dados em tempo real, dispare alertas automáticos por SMS e e-mail e seja seguro, escalável e economicamente viável.

### 4. Arquitetura e Coleta de Dados

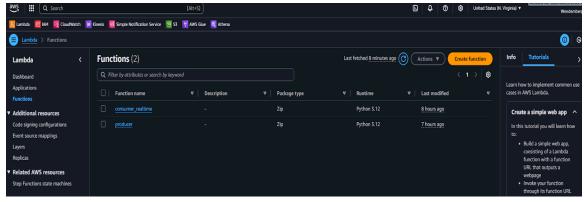
Os dados meteorológicos são coletados por meio da API Tomorrow.io, que fornece informações atualizadas sobre temperatura, precipitação, vento e outros indicadores climáticos. Uma Lambda Producer faz a chamada à API, processa o payload e envia para um Kinesis Data Stream (broker). Passos técnicos da coleta:

1. API Tomorrow.io: Fonte de dados meteorológicos consumida pela solução.

- 2. IAM Role (producer\_iam): Papel de segurança responsável por conceder permissões de execução à função Lambda produtora.
- 3. CloudWatch (producer\_event): Serviço de monitoramento utilizado para agendamento da execução da função Lambda produtora.
- 4. Lambda (producer): Função responsável por coletar os dados da API e enviá-los ao fluxo de ingestão.
- 5. Kinesis Data Stream (broker): Canal de ingestão em tempo real utilizado para intermediar a comunicação entre produtor e consumidor.
- 6. IAM Role (consumerrealtime\_iam): Papel de segurança associado ao consumo de dados em tempo real.Lambda (consumer\_realtime): Função que processa os dados em tempo real provenientes do Kinesis.
- 7. SNS (snsalerta): Serviço de notificação configurado para envio de alertas por SMS e e-mail com base nos dados processados.

#### 5. Armazenamento e Processamento

A ingestão em tempo real é feita pelo Amazon Kinesis, que atua como broker para distribuir dados para consumidores. Um Lambda Consumer (consumer\_realtime) processa os dados e dispara eventos para o Amazon SNS.

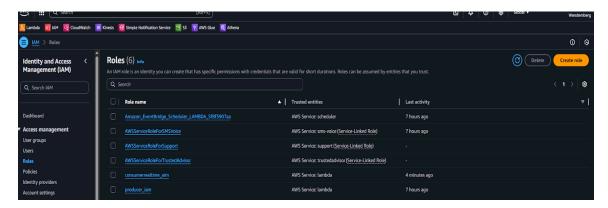


Pipeline resumido: API Tomorrow.io  $\rightarrow$  Lambda Producer  $\rightarrow$  Kinesis Broker  $\rightarrow$  Lambda Consumer  $\rightarrow$  SNS  $\rightarrow$  SMS/Email. Essa abordagem elimina a necessidade de armazenamento intermediário em banco de dados para o streaming, mas nada impede que uma camada analítica (como um Data Lake no S3 ou BigQuery) seja integrada posteriormente para análises históricas.

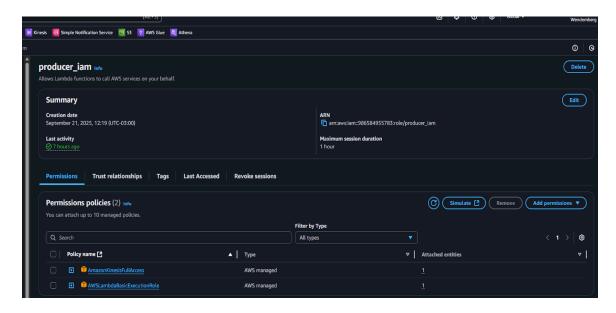
## 6. Perfis de Acesso (IAM Roles)

Para garantir segurança e separação de funções, foram criadas duas IAM Roles distintas:

producer\_iam

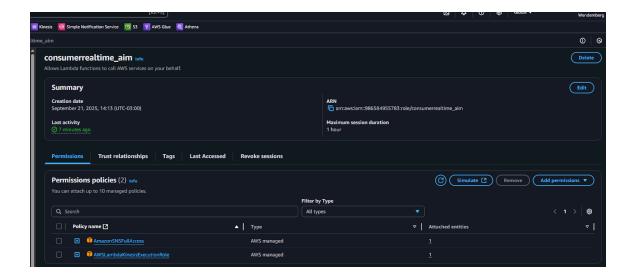


- Políticas: AmazonKinesisFullAccess e AWSLambdaBasicExecutionRole.



Responsável por permitir que a Lambda Producer grave dados no Kinesis e envie logs ao CloudWatch.

consumerrealtime\_iam

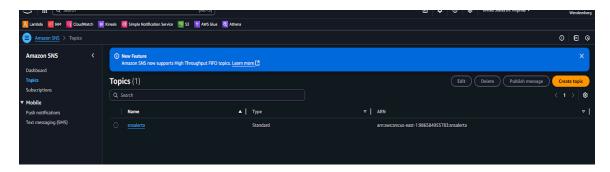


- Políticas: AmazonSNSFullAccess e AWSLambdaKinesisExecutionRole. Responsável por permitir que a Lambda Consumer leia dados do Kinesis e publique mensagens no SNS.

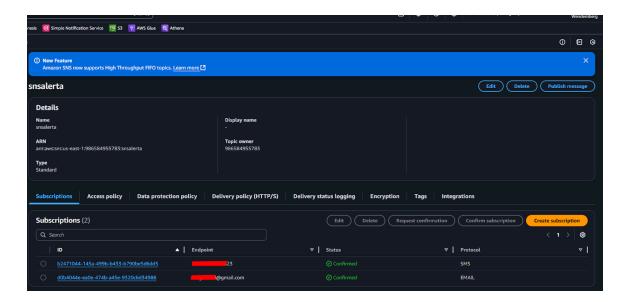
Essa separação reduz a superfície de ataque e segue o princípio do privilégio mínimo.

# 7. Alertas e Comunicação

Para disseminar informações em tempo real, foi criado o SNS Topic "snsalerta" com assinaturas para SMS e e-mail.



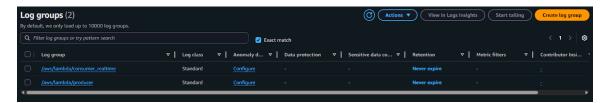
Cada novo dado processado pela Lambda Consumer gera um evento que dispara uma notificação para os inscritos.



O uso do Amazon SNS simplifica o envio de mensagens para múltiplos destinos, garantindo escalabilidade e alta disponibilidade para comunicações críticas.

## 8. Segurança e Governança dos Dados

O projeto considera as melhores práticas de segurança: criação de roles IAM específicas para cada função; uso do princípio do privilégio mínimo para políticas; monitoramento e logs centralizados no CloudWatch;



possibilidade de criptografia em trânsito e repouso (TLS/SSE); segregação de ambientes (dev, prod) e controle de versões.

Além disso, respeita diretrizes de LGPD e boas práticas de governança, garantindo que dados pessoais não sejam expostos.

#### 9. Conclusão Real Time

O pipeline desenvolvido demonstra como integrar dados externos, processá-los em tempo real e enviar alertas automáticos usando serviços nativos da AWS. Ele é escalável, seguro e adaptável para diversos setores que necessitam de ingestão e resposta imediata a dados. O projeto pode ser expandido para incluir dashboards em tempo real, integração com bancos relacionais ou data lakes, machine learning para previsões avançadas e automações para gestão de custos.

#### 10. Processamento em Batch (AWS Glue)

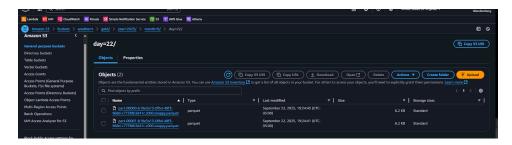
O componente de Batch é responsável pelo armazenamento, organização e disponibilização dos dados em lotes, permitindo análises históricas e consultas analíticas. Os principais elementos são:

- 1. Lambda (consumer\_batch): Função responsável por consumir dados e armazená-los no bucket S3.
- 2. S3 (raw): Camada de dados brutos (raw layer) para armazenamento inicial.
- 3. Crawler (raw\_crawler): Serviço de detecção de esquema aplicado sobre os dados brutos.
- 5. Catalog (raw\_db): Catálogo de metadados construído a partir da camada raw, utilizado pelo Athena.
- 6. Glue (weather\_job): Job de transformação dos dados (ETL) que gera a camada tratada.
- 7. IAM Role (etl\_role): Papel de segurança associado às execuções do Glue.
- 8. S3 (gold): Camada de dados tratados (gold layer), pronta para análises.
- 9. Crawler (gold\_crawler): Serviço de detecção de esquema aplicado sobre a camada gold.
- 10. Catalog (gold\_db): Catálogo de metadados para a camada tratada.
- 11. Athena: Serviço de consultas SQL aplicado aos dados armazenados no S3.
- 12. IAM Role (consumerbatch\_iam): Papel de segurança associado às execuções do componente batch.

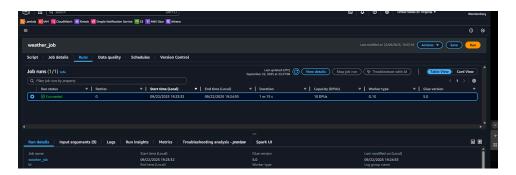
A arquitetura em batch utiliza como ponto central o Amazon S3 para armazenamento dos dados em múltiplas camadas:

- Raw: armazenamento de dados brutos no formato JSON.
- Gold: dados tratados e otimizados no formato Parquet, particionados por ano/mês/dia.

Os dados são organizados em pastas hierárquicas no bucket S3 (ex: s3://weatherrt/gold/year=2025/month=9/day=22/).

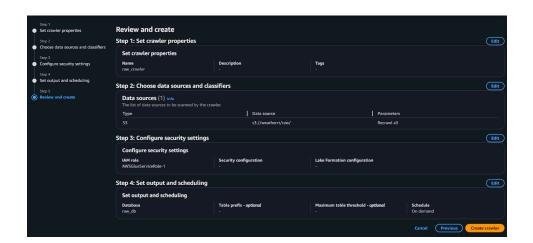


O AWS Glue é utilizado para processamento em batch, onde jobs são responsáveis por transformar os dados da camada raw para a camada gold. Esses jobs aplicam transformações ETL (Extract, Transform, Load), convertendo os dados para formatos otimizados e adicionando particionamento para melhorar o desempenho em consultas. A figura abaixo mostra a execução bem-sucedida de um Glue Job.



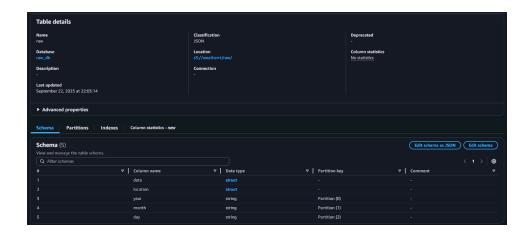
## 11. Catálogo de Dados (AWS Glue Crawler)

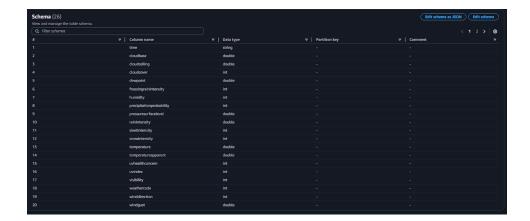
O AWS Glue Crawler é utilizado para varrer as pastas no S3 e criar tabelas automaticamente no Data Catalog. Isso permite que os dados armazenados em diferentes camadas sejam consultados diretamente pelo Amazon Athena.



#### 12. Estrutura das Tabelas

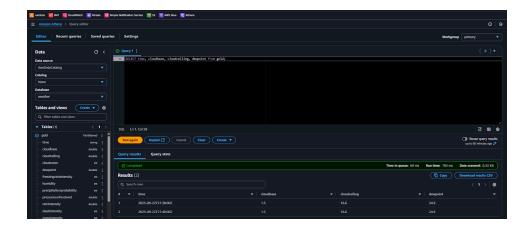
Os crawlers criaram tabelas representando os dados meteorológicos com diferentes níveis de processamento. A camada raw possui schema baseado em JSON, enquanto a camada gold possui schema otimizado em Parquet.





# 13. Consultas no Athena

Após os dados estarem organizados e catalogados, o Amazon Athena é utilizado para executar queries SQL diretamente sobre os arquivos no S3. Isso elimina a necessidade de movimentação dos dados para um banco de dados relacional tradicional, garantindo maior eficiência e escalabilidade.



## 14. Segurança e Governança dos Dados

Assim como no processo em streaming, foram aplicadas boas práticas de segurança:

- Criação de roles IAM específicas para Glue e Athena.
- Uso do princípio do privilégio mínimo.
- Monitoramento e logs centralizados.
- Possibilidade de criptografia em trânsito e repouso (TLS/SSE).
- Segregação de ambientes (dev, prod).

Além disso, o pipeline respeita diretrizes da LGPD, evitando exposição de dados sensíveis.

#### 15. Conclusão

O processo em batch implementado demonstra como organizar dados meteorológicos em diferentes camadas dentro de um Data Lake baseado em Amazon S3, utilizando AWS Glue para transformação e Amazon Athena para análise. A arquitetura oferece escalabilidade, custo-benefício e flexibilidade para integração com dashboards e modelos preditivos. O projeto rodou do dia 20 até dia 30.



## 16. Referências

- AWS Documentation: Glue, Athena, S3, IAM, : Lambda, Kinesis, SNS, IAM Roles
- Tomorrow.io API Documentation.
- LGPD Lei Geral de Proteção de Dados (Lei nº 13.709/2018).
- https://www.tomorrow.io/