

# Cinzas do Brasil

## Análise Multidimensional de Dados de Queimadas

Projeto final da Disciplina Processamento Analítico de Dados

Realizado por:

Felipe Carneiro Machado - 14569373

Lívia Lelis - 12543822

Clara Ernesto de Carvalho - 14559479

## Contexto do Problema

**30,8 milhões de hectares queimados no Brasil em 2024**

- Área maior que toda a Itália

**Objetivo:** Criar um Data Warehouse para análise de:

- Correlações entre queimadas e clima
- Padrões espaciais e temporais
- Impactos na qualidade do ar

# Fontes de Dados

## Queimadas - INPE

- Focos de incêndio detectados por satélite
- Localização geográfica (lat/long), bioma
- FRP, dias sem chuva, risco de fogo

## Clima - SISAM/INPE

- Dados meteorológicos e qualidade do ar
- Temperatura, umidade, precipitação
- Poluentes: PM<sub>2.5</sub>, CO, NO<sub>2</sub>, O<sub>3</sub>, SO<sub>2</sub>

# Fontes de Dados

## Problema com horários

O Dataset de Clima possui dados apenas coletados com horas 0, 6, 12 e 18.

Sendo assim, quando juntamos os dados de Clima com os de Queimadas, perdemos muitos dados.

Outra opção seria interpolar os dados de Clima para os horários faltantes.

Decidimos manter apenas os horários disponíveis no Dataset de Clima, já que não impactava significativamente a análise.

# Fontes de Dados

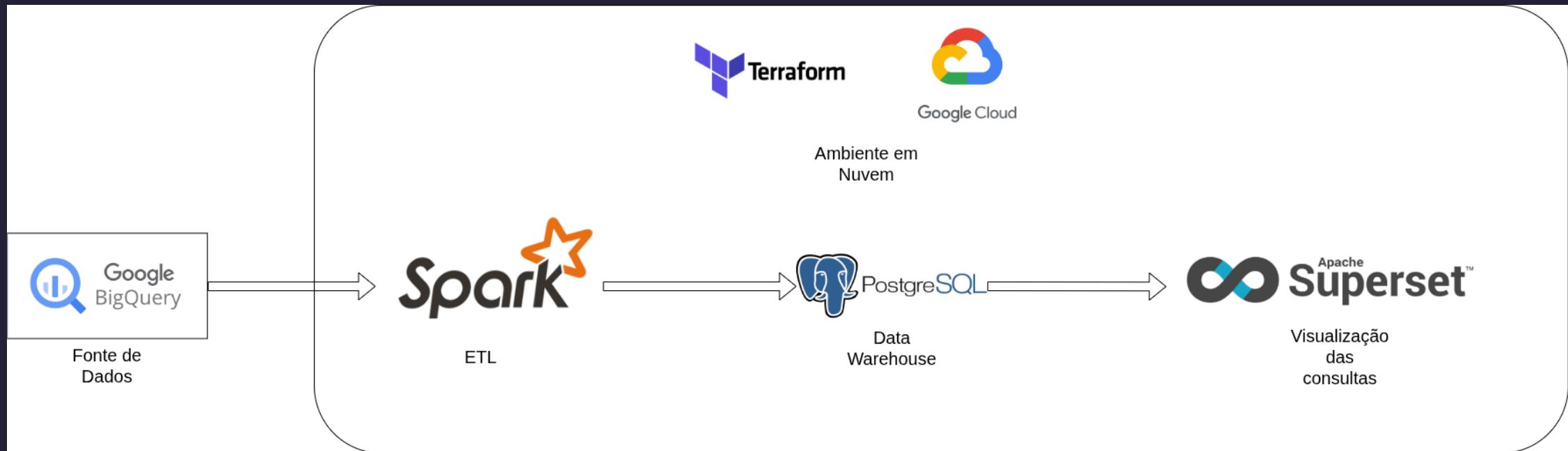
## Geográficos - IBGE

- Diretórios de UFs e municípios
- Hierarquias administrativas e regiões

# Objetivo

- Consolidação de dados do INPE (Instituto Nacional de Pesquisas Espaciais) relativos a focos de queimadas e clima
- Criação de um Data Warehouse com dados históricos
- Geração de visualizações baseadas em consultas analíticas para tomada estratégica de decisões

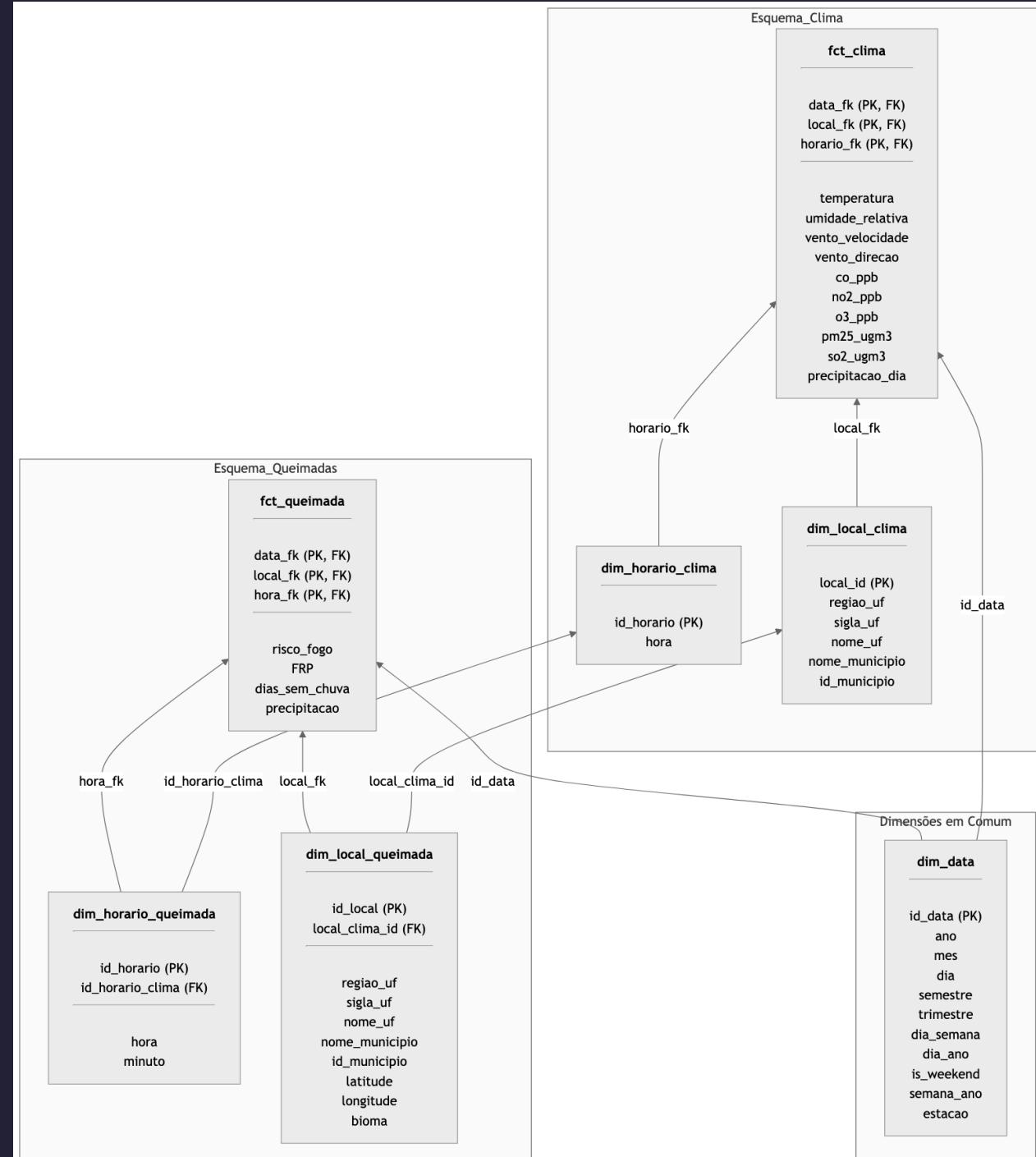
# Visão geral da Arquitetura



# Organização do Data Warehouse

## Constelação de fatos corrigida

- Tabela bridge
- Dimensão Data unificada
- Dimensões do esquema Queimada possuem Chaves Estrangeiras para as mesmas dimensões no esquema Clima

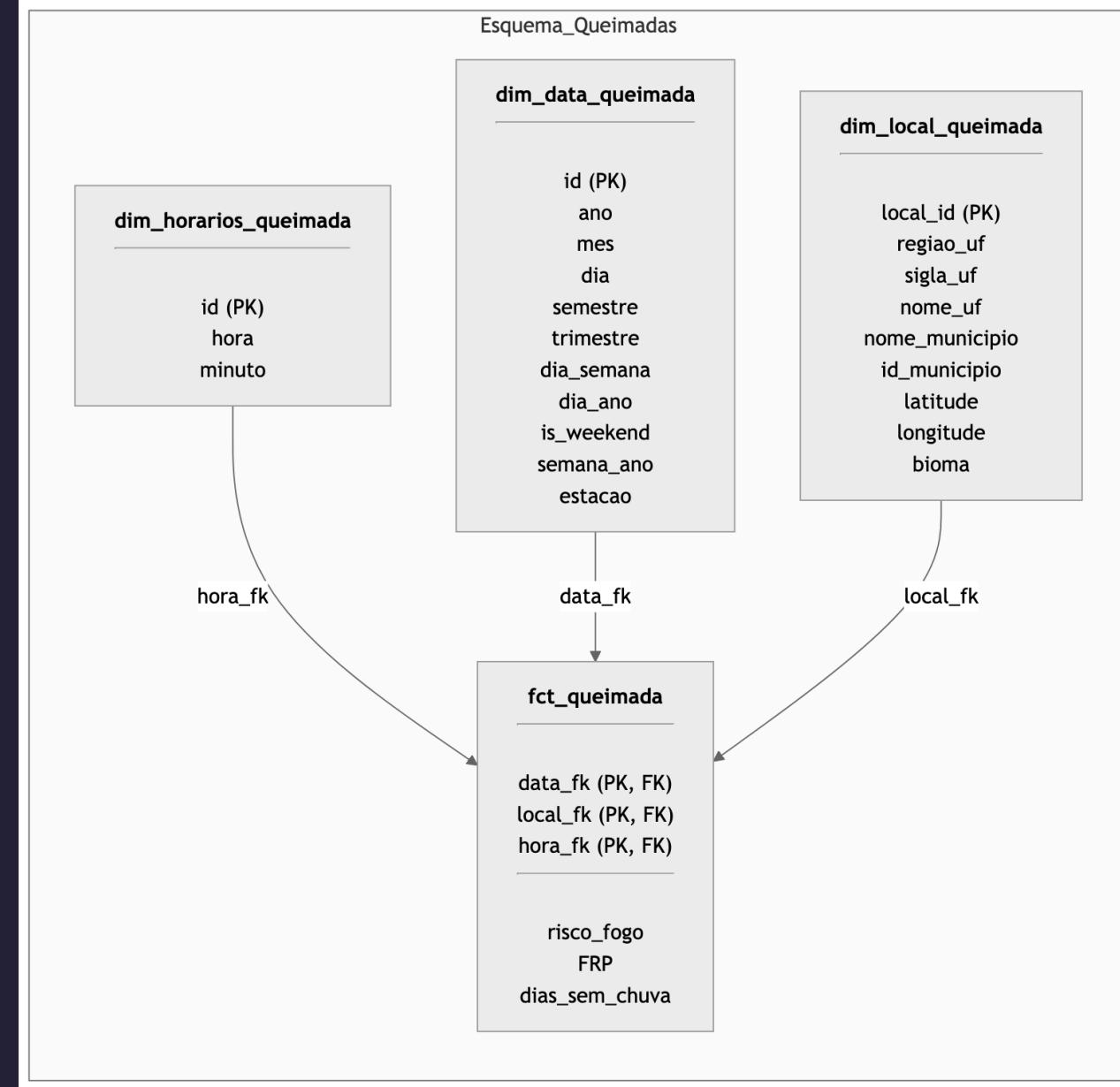


# Organização do Data Warehouse

## Queimadas

### Esquema estrela corrigido

- Dessa vez, fizemos o esquema estrela sem pensar na posterior unificação

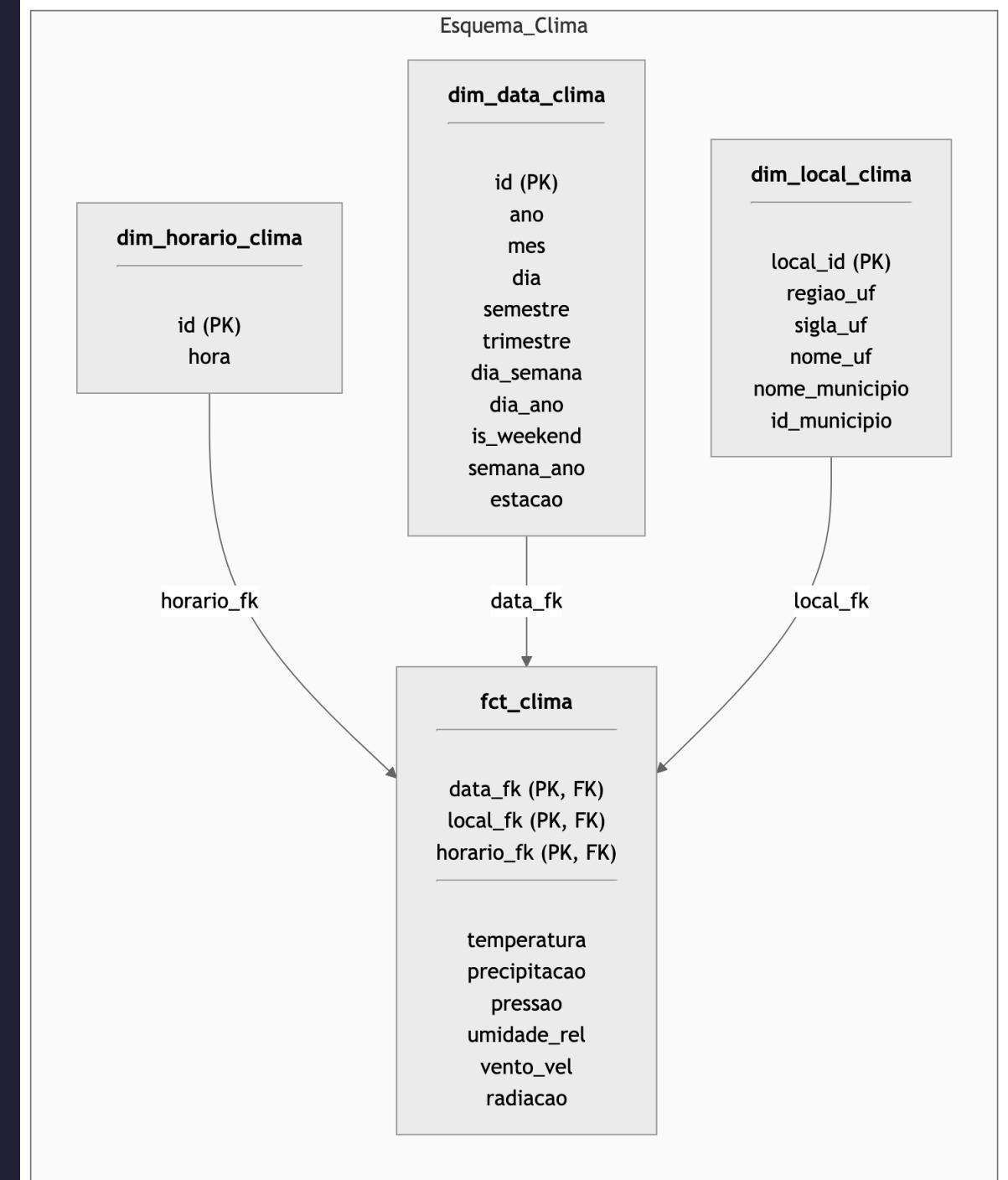


# Organização do Data Warehouse

## Clima

### Esquema estrela corrigido

- Dessa vez, fizemos o esquema estrela sem pensar na posterior unificação

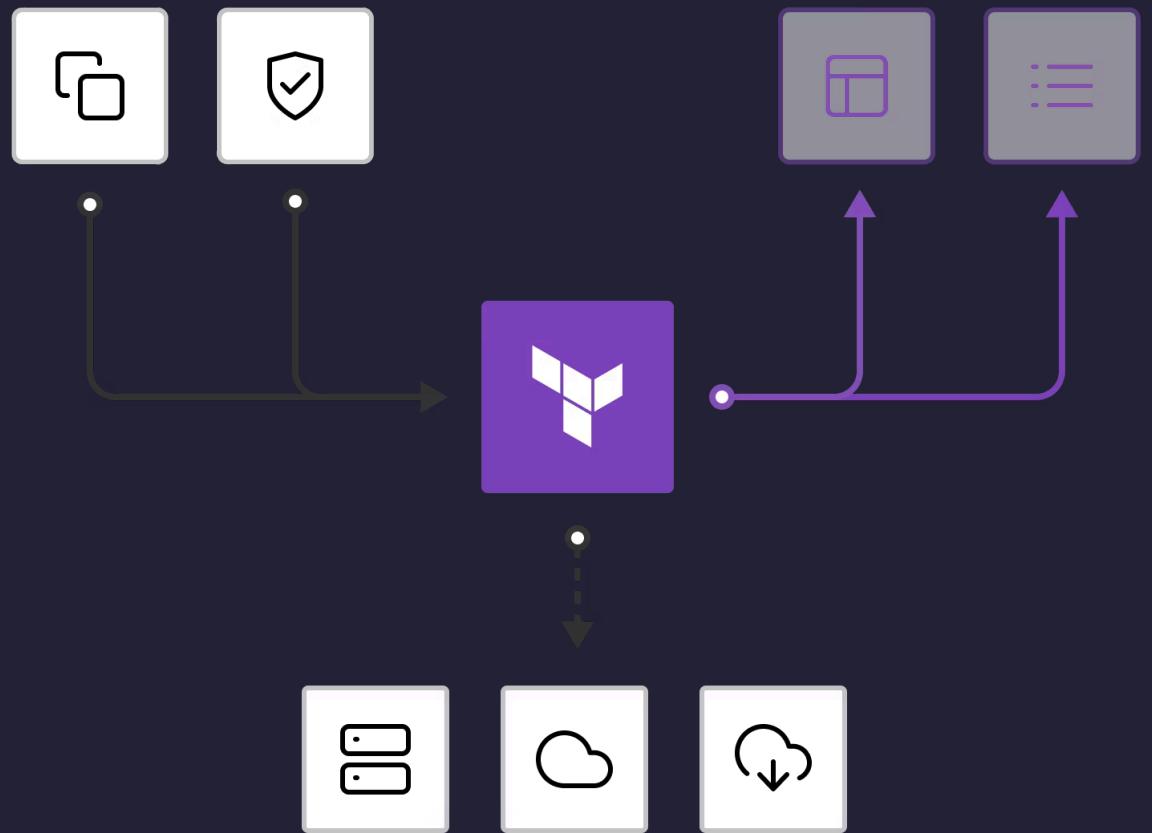


# Infraestrutura

## Provisionamento com Terraform

Provisionamos com Terraform:

- Base de dados PostgreSQL
- Jobs Spark para ETL
- Superset para visualização dos dados

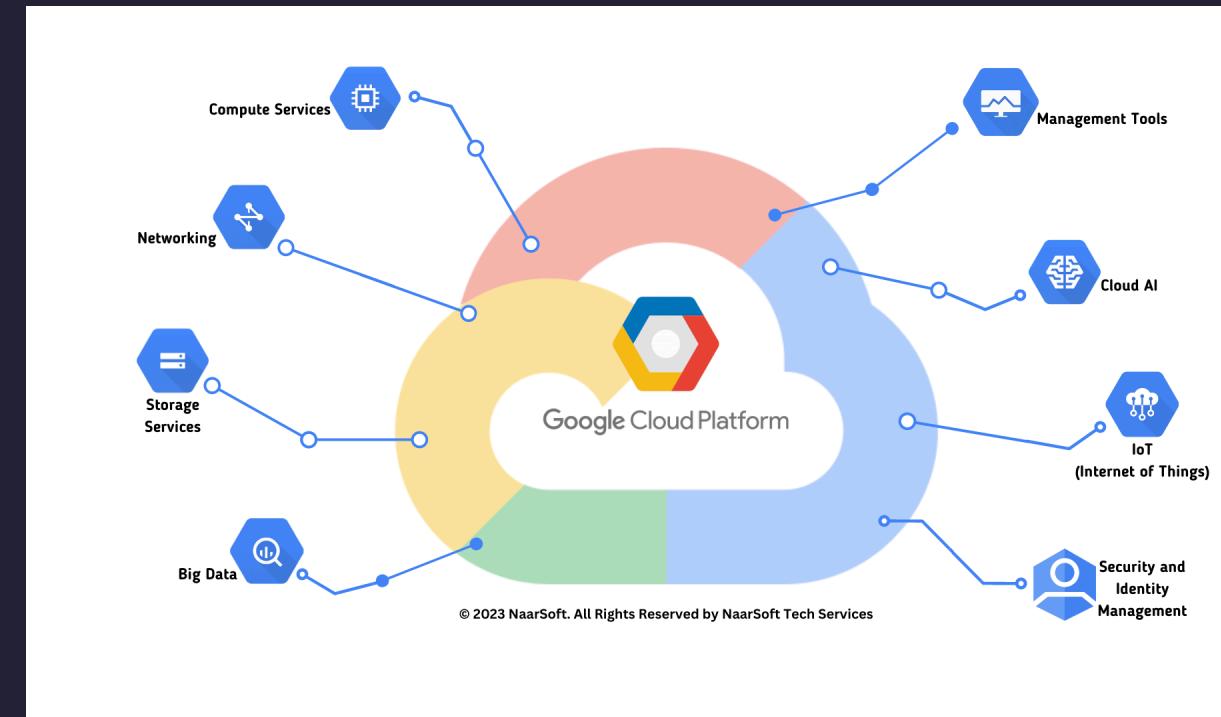


# Infraestrutura

## Google Cloud Platform

Conseguimos créditos para estudantes.

Algumas das VMs utilizadas eram Spot, portanto podem ser derrubadas a qualquer momento.



# Base de Dados

## PostgreSQL

Utilizamos Citus para  
armazenamento colunar.

| Ol'reliable



# ETL

## Spark

Usamos PySpark para o processo de ETL.

Os Jobs foram configurados com terraform para a Google Cloud Platform.

Utilizamos o serviço Dataproc.

## Polars

Utilizamos polars para o protótipo do ETL, e para testes de validação dos dados.

# Extração dos Dados

Foram utilizadas 4 fontes:

- Dataset de focos de queimadas do INPE -> extraído diretamente do BigQuery
- Dataset de dados climáticos do SISAM -> extraído diretamente do BigQuery
- Relação de municípios e seus códigos pelo IBGE -> CSV obtido de fontes públicas
- Relação de estados e as regiões às quais pertencem -> CSV obtido de fontes públicas

# Transformação

**Pré-processamento dos dados:**

- Tratamento de valores faltantes
- Computação de atributos derivados (ex: estação do ano)
- Atribuição de tipos de dados corretos

# Transformação

## Criação de dimensões e tabelas de fatos:

- Dimensão Data gerada a partir de união e projeção das tabelas de Queimadas e Clima
- Dimensões Local geradas a partir da junção e projeção de cada tabela com as relações de Municípios e regiões
- Dimensão Horário preenchida proceduralmente com todos os valores de horas e minutos
- Chaves Estrangeiras das tabelas de fatos preenchidas através de junção com as tabelas de dimensões

# Carregamento

Dados carregados em um RSGBD (PostgreSQL)

Indíces criados para colunas de frequente acesso:

- Chaves estrangeiras nas tabelas de fatos e dimensões do esquema Queimadas
- Timestamp, Mes e ano para Data
- Hora para Horário
- UF e município para Local

Também podemos carregar em parquets para testes de validação locais.

# **Consultas analíticas e visualização**

- Consultas implementadas em SQL
- Visualizações construídas com Apache Superset

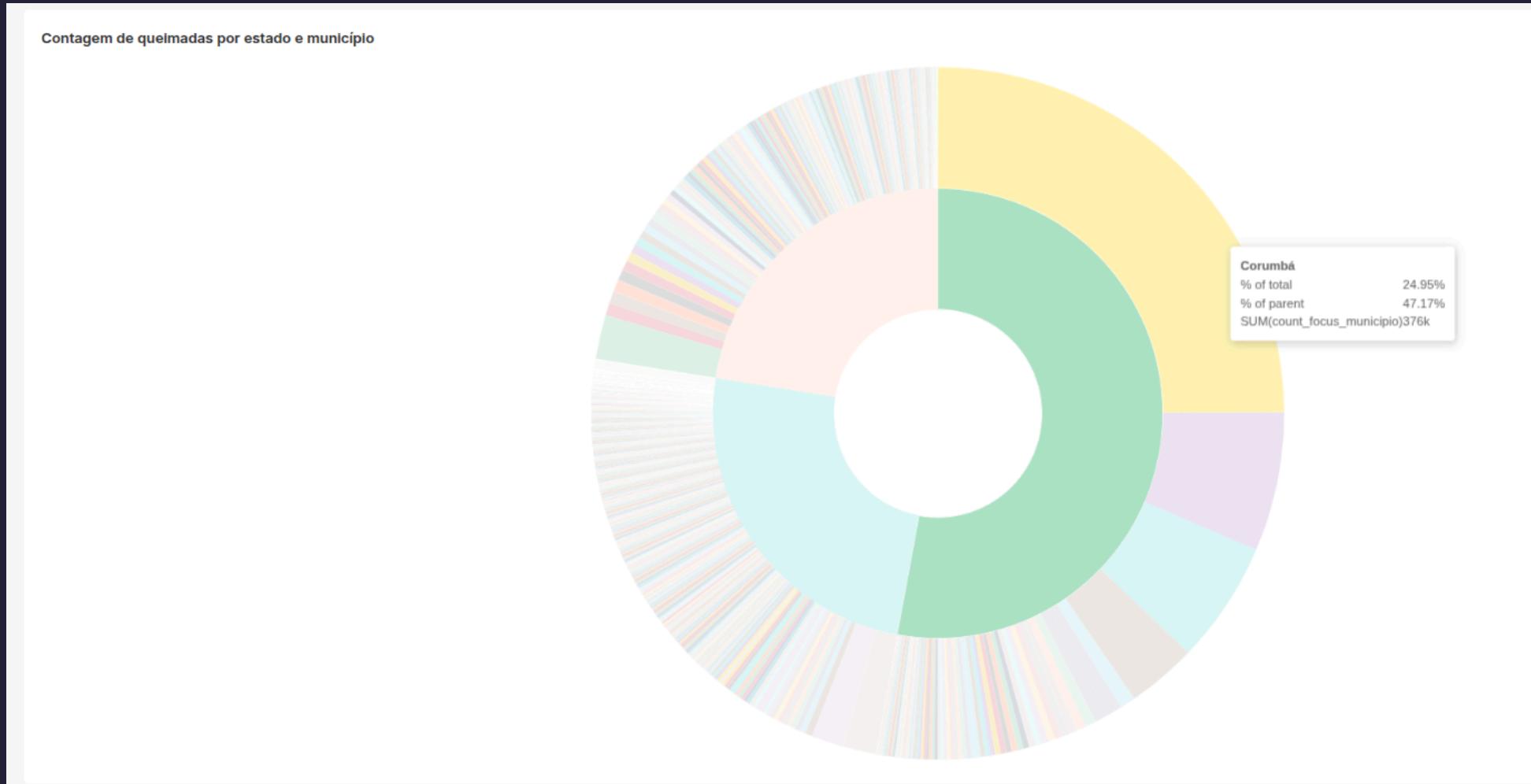
# Queimadas por Estado e Município

```
SELECT DISTINCT
    dim_local_queimada.nome_uf,
    dim_local_queimada.nome_municipio,
    count(*) OVER (PARTITION BY id_municipio) as count_focus_municipio,
    count(*) OVER (PARTITION BY sigla_uf) as count_focus_uf
FROM fct_queimada
    INNER JOIN dim_local_queimada ON fct_queimada.id_local = dim_local_queimada.id_local;
```

# Queimadas por Estado e Município

nome_uf	nome_municipio	count_focus_municipio	count_focus_uf
Bahia	Sento Sé	3393	793832
Maranhão	Raposa	25	1662525
Amazonas	Boa Vista do Ramos	4507	1415893
Santa Catarina	Major Vieira	410	89056
Pará	Palestina do Pará	664	3711770
Paraná	Telêmaco Borba	119	154345
Maranhão	Urbano Santos	14240	1662525
São Paulo	Pereiras	23	308107

# Queimadas por Estado e Município



# Risco de Fogo por Bioma e Estado

```
SELECT
    dd.ano,
    dlq.bioma,
    dlq.nome_uf,
    avg(fct_queimada.risco_fogo) as media_risco_fogo
FROM fct_queimada
    INNER JOIN dim_data dd on fct_queimada.id_data = dd.id_data
    INNER JOIN dim_local_queimada dlq on fct_queimada.id_local = dlq.id_local
WHERE fct_queimada.risco_fogo is not null
GROUP BY dd.ano, CUBE (dlq.nome_uf, dlq.bioma)
```

# Risco de Fogo por Bioma e Estado

ano	bioma	nome_uf	media_risco_fogo
2023	Cerrado	Bahia	0.8824044485917271
2023	Mata Atlântica	Rio Grande do Norte	0.909802325581396
2024	Amazônia	Mato Grosso	0.8531616825819953
2024	Caatinga	Piauí	0.9313792098082525
2023	Caatinga	Minas Gerais	0.918389438943894
2025	Amazônia	Acre	0.1572789115646258
2025	Cerrado	Mato Grosso	0.016822857142857077
2024	Amazônia	Amapá	0.7908056120696502

# Risco de Fogo por Bioma e Estado



# Risco de Fogo por Estado e Bioma

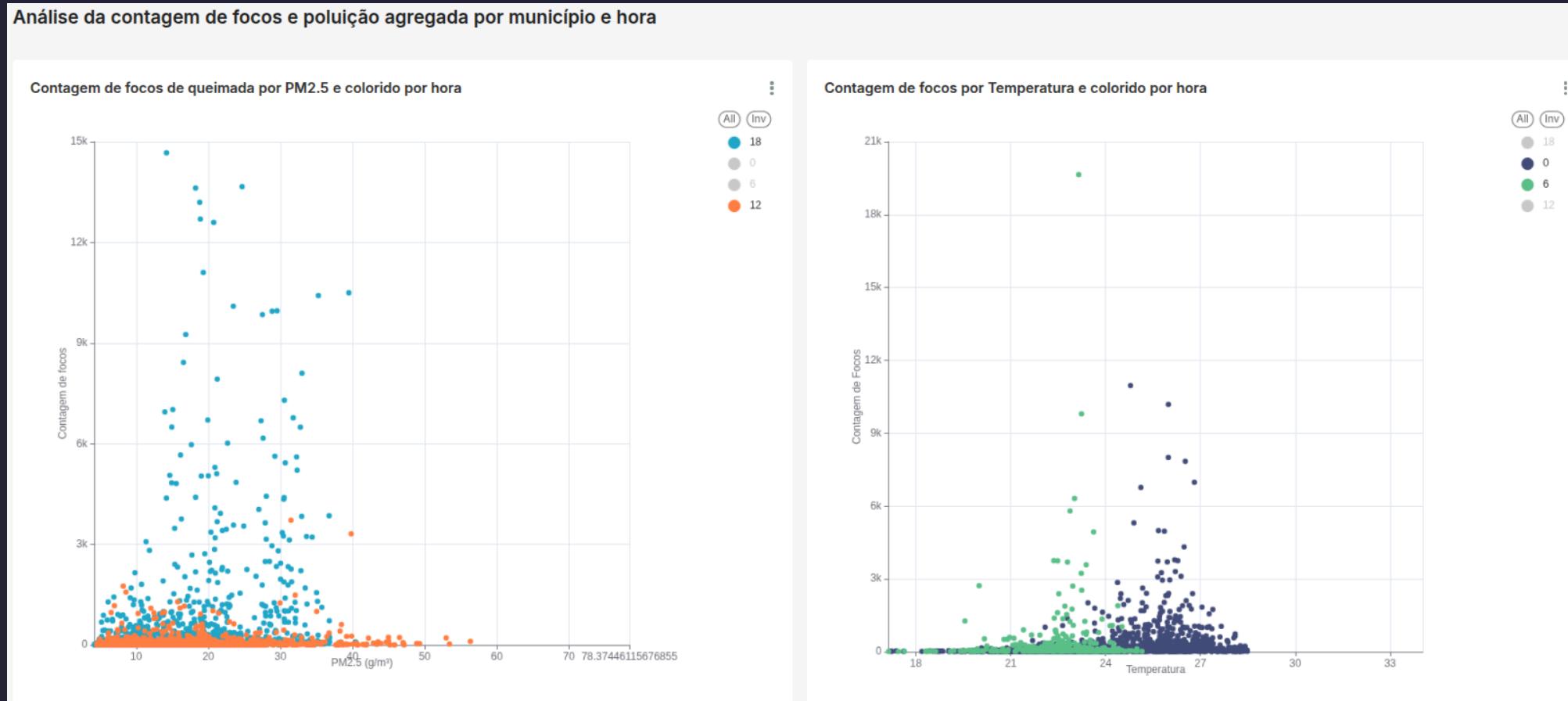


# Focos de Incêndio relacionados à poluição e temperatura, por hora do dia

nome_uf	nome_municipio	count_focus_municipio	count_focus_uf
Bahia	Sento Sé	3393	793832
Maranhão	Raposa	25	1662525
Amazonas	Boa Vista do Ramos	4507	1415893
Santa Catarina	Major Vieira	410	89056
Pará	Palestina do Pará	664	3711770
Paraná	Telêmaco Borba	119	154345
Maranhão	Urbano Santos	14240	1662525

```
WITH joined_clima AS
  (SELECT
    dlc.id_local,
    dhc.id_horario,
    dlc.nome_municipio,
    dlc.sigla_uf,
    dhc.hora,
    avg(fct_clima.temperatura) AS media_temperature,
    avg(pm25_ugm3) AS media_pm25_ugm3
  FROM fct_clima
    INNER JOIN public.dim_local_clima dlc ON dlc.id_local = fct_clima.id_local
    INNER JOIN public.dim_horario_clima dhc ON dhc.id_horario = fct_clima.id_horario
  GROUP BY dlc.id_local, dhc.id_horario, dlc.nome_municipio, dlc.sigla_uf, dhc.hora
  ),
joined_queimada AS
  (SELECT
    dhq.id_horario_clima,
    dlq.id_local_clima,
    count(*) AS count_focus
  FROM fct_queimada
    INNER JOIN public.dim_horario_queimada dhq ON fct_queimada.id_horario = dhq.id_horario
    INNER JOIN public.dim_local_queimada dlq ON dlq.id_local = fct_queimada.id_local
  GROUP BY dhq.id_horario_clima, dlq.id_local_clima
  )
SELECT
  jc.hora,
  (jc.nome_municipio || '/' || jc.sigla_uf) AS nome_municipio,
  jq.count_focus,
  jc.media_pm25_ugm3,
  jc.media_temperature
FROM joined_clima jc
  INNER JOIN joined_queimada jq ON jc.id_local = jq.id_local_clima AND jc.id_horario = jq.id_horario_clima;
```

# Focos de Incêndio relacionados à poluição e temperatura, por hora do dia

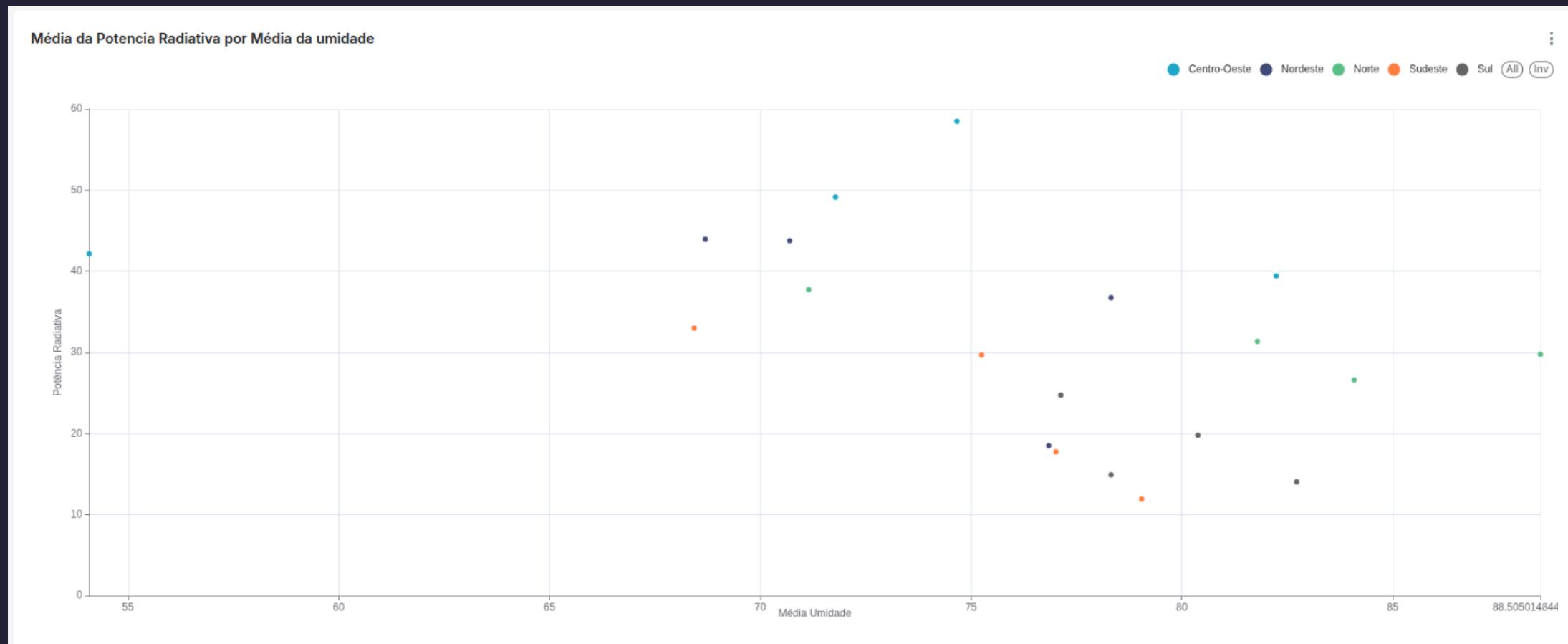


# Potência Radiativa média por Umidade média por Região e Trimestre

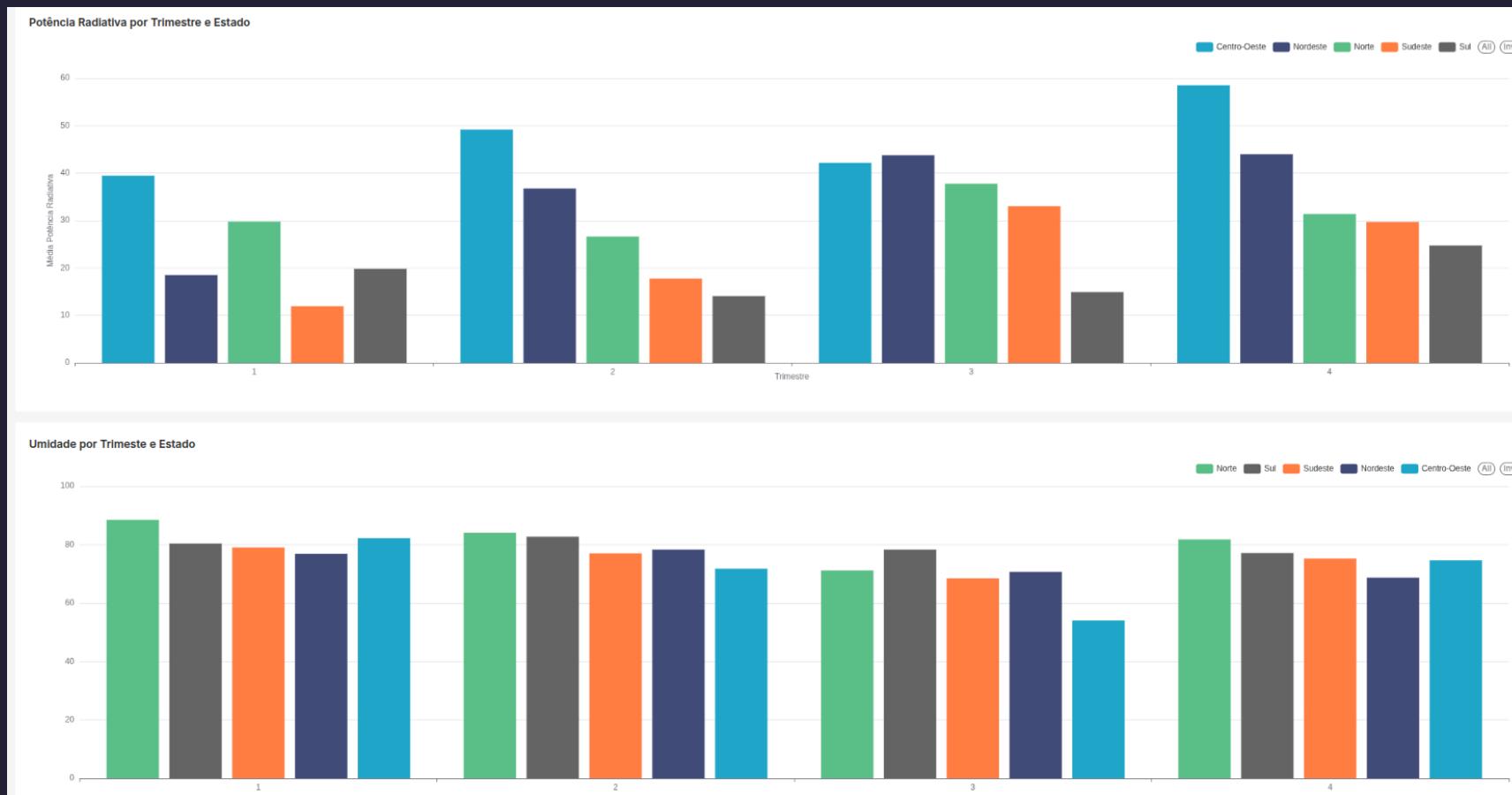
regiao_uf	trimestre	media_potencia_radiativa_fogo	media_umidade_relativa
Sul	3	14.93016002852389	78.32078885708523
Nordeste	4	43.95912624814175	68.69748443032579
Sul	4	24.745638802647903	77.1288658575511
Sudeste	2	17.759897081895193	77.01469390844045
Sul	1	19.802465331278853	80.37956862368847
Centro-Oeste	2	49.15928071566512	71.78433590787404
Sudeste	4	29.698086744974844	75.24976807851378

```
WITH joined_clima AS
  (SELECT
    dlc.regiao_uf,
    dd.trimestre,
    avg(fct_clima.umidade_relativa) media_umidade_relativa
  FROM fct_clima
  INNER JOIN public.dim_local_clima dlc ON dlc.id_local = fct_clima.id_local
  INNER JOIN public.dim_data dd ON fct_clima.id_data = dd.id_data
  GROUP BY dlc.regiao_uf, dd.trimestre
  ),
joined_queimada AS
  (SELECT
    d.trimestre,
    dlq.regiao_uf,
    avg(fct_queimada.potencia_radiativa_fogo) as media_potencia_radiativa_fogo
  from fct_queimada
  INNER JOIN public.dim_data d ON d.id_data = fct_queimada.id_data
  INNER JOIN public.dim_local_queimada dlq ON dlq.id_local = fct_queimada.id_local
  GROUP BY d.trimestre, dlq.regiao_uf
  )
SELECT
  jc.regiao_uf,
  jc.trimestre,
  jq.media_potencia_radiativa_fogo,
  jc.media_umidade_relativa
FROM joined_clima jc
  INNER JOIN joined_queimada jq ON jc.regiao_uf = jq.regiao_uf AND jc.trimestre = jq.trimestre
```

# Potência Radiativa média por Umidade média por Região e Trimestre



# Potência Radiativa média e Umidade média por Trimestre e Região



# Potência Radiativa por Mês e Estado

```
SELECT
    dl.nome_uf,
    dd.mes,
    avg(fct_queimada.potencia_radiativa_fogo) as media_potencia
FROM fct_queimada
    INNER JOIN public.dim_local_queimada dl ON fct_queimada.id_local = dl.id_local
    INNER JOIN public.dim_data dd ON fct_queimada.id_data = dd.id_data
WHERE fct_queimada.potencia_radiativa_fogo is not null
GROUP BY (dl.nome_uf, dd.mes);
```

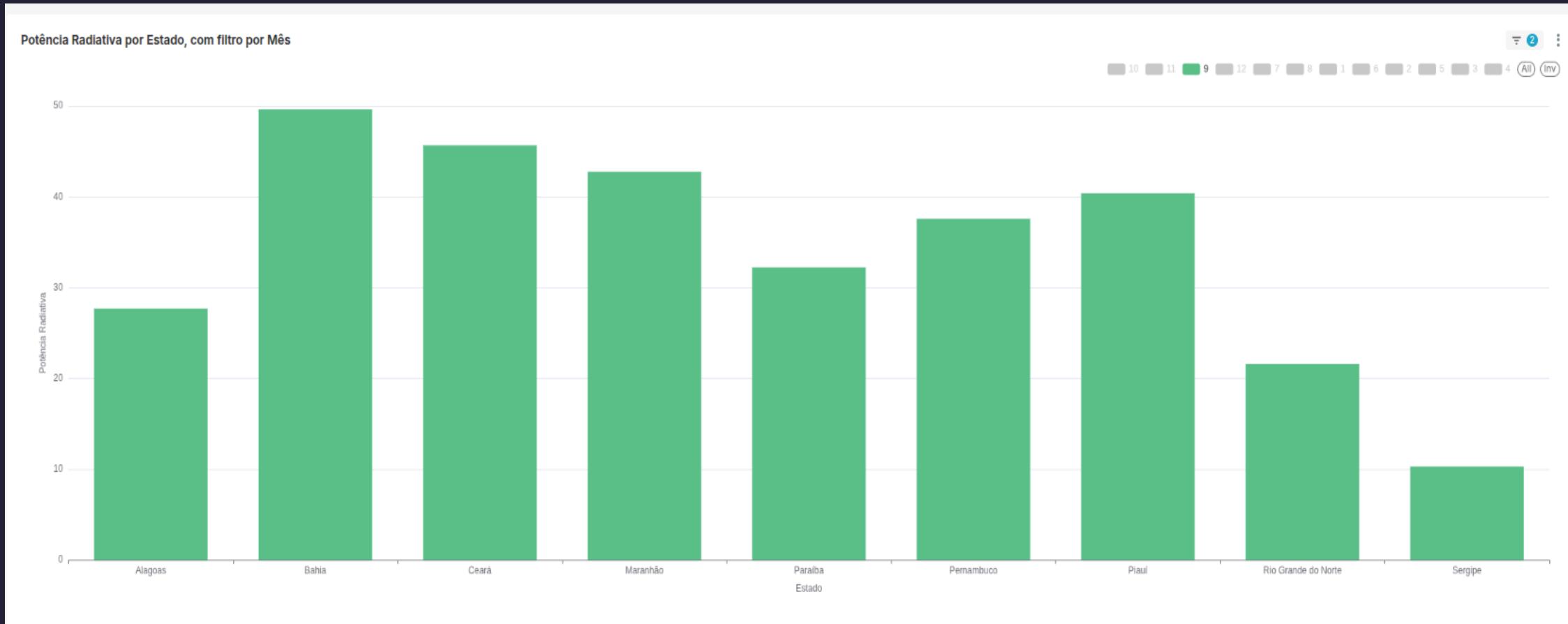
# Potência Radiativa por Mês e Estado

nome_uf	mes	media_potencia
Mato Grosso	7	50.06269768357538
Rio de Janeiro	12	24.77670068027211
Rio Grande do Norte	10	26.767140077820997
Acre	5	7.59251870324189
Paraná	6	16.436818095419095
Goiás	3	23.517599677809038
Rondônia	4	6.954545454545454
São Paulo	7	32.97998578311361
Piauí	7	22.66666112462477

# Potência Radiativa por Mês com filtro para Estado



# Potência Radiativa por Estado com filtro para Mês



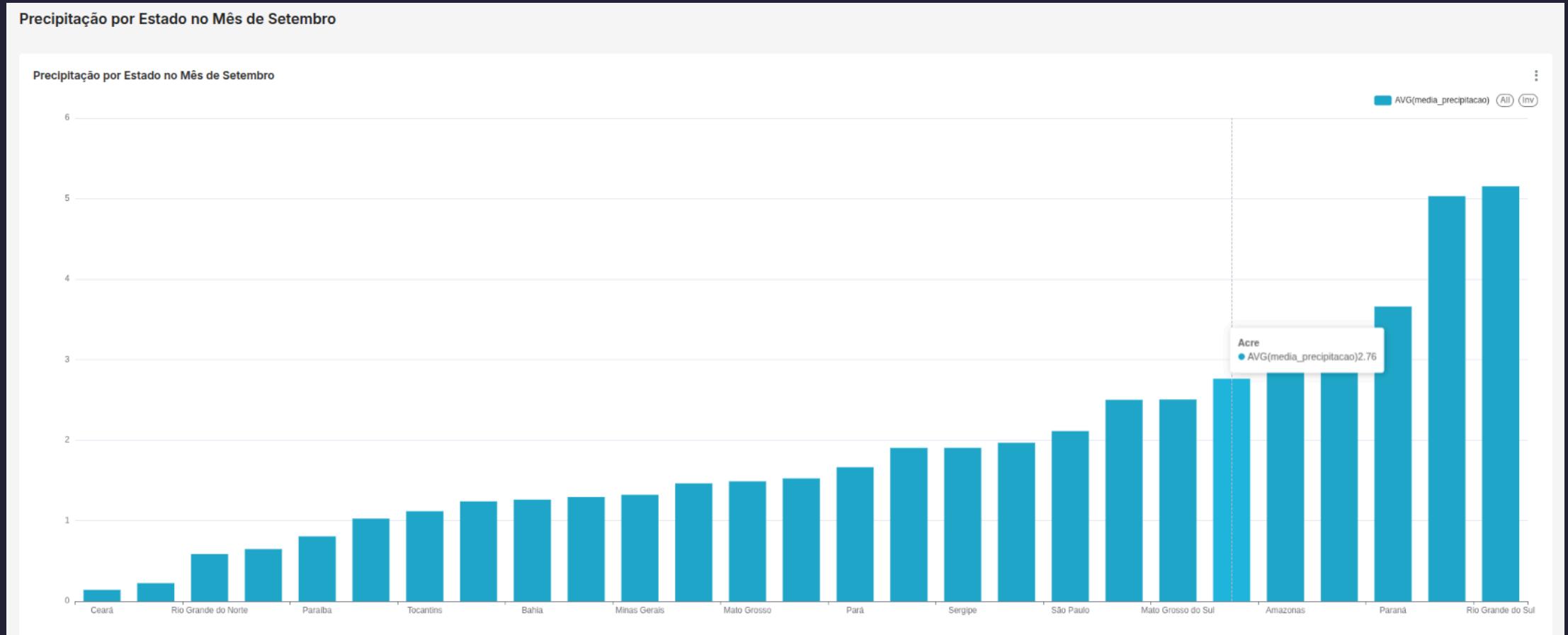
# Precipitação por Estado no Mês de Setembro

```
SELECT
    dd.mes,
    dlc.nome_uf,
    avg(fct_clima.precipitacao_dia) as media_precipitacao
FROM fct_clima
    INNER JOIN public.dim_data dd on dd.id_data = fct_clima.id_data
    INNER JOIN public.dim_local_clima dlc on dlc.id_local = fct_clima.id_local
WHERE dd.mes = 9
GROUP BY (dd.mes, dlc.nome_uf)
ORDER BY media_precipitacao DESC;
```

# Precipitação por Estado no Mês de Setembro

mes	nome_uf	media_precipitacao
9	Rio Grande do Sul	5.152203219315895
9	Santa Catarina	5.031276836158192
9	Paraná	3.659895572263993
9	Roraima	3.157
9	Amazonas	2.964731182795699
9	Acre	2.7641666666666667
9	Mato Grosso do Sul	2.504367088607595
9	Rondônia	2.5016346153846154
9	SE - Pernambuco	2.112

# Precipitação por Estado no Mês de Setembro



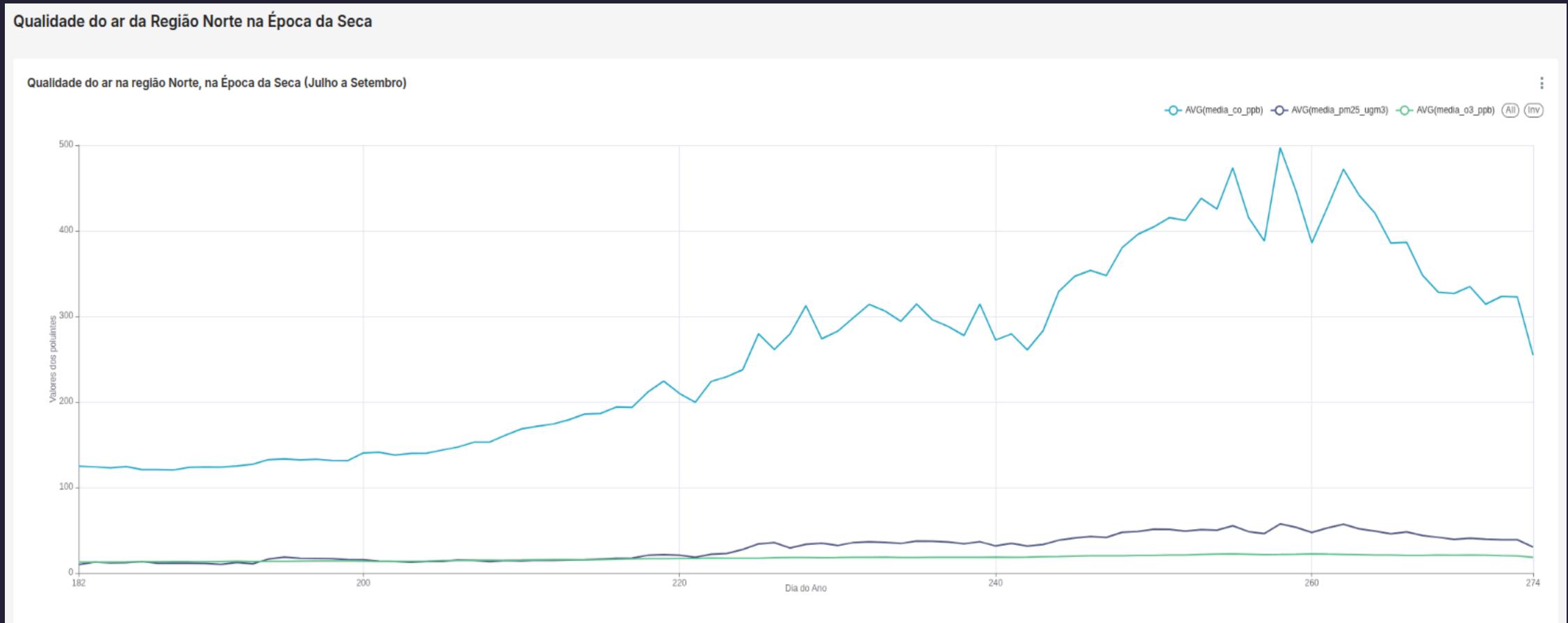
# Qualidade do ar na região Norte na época de secas

```
SELECT
    dd.dia_ano,
    dlc.nome_municipio,
    avg(fct_clima.co_ppb) as media_co_ppb,
    avg(fct_clima.pm25_ugm3) as media_pm25_ugm3,
    avg(fct_clima.o3_ppb) as media_o3_ppb
FROM fct_clima
    JOIN public.dim_data dd on dd.id_data = fct_clima.id_data
    JOIN public.dim_local_clima dlc on fct_clima.id_local = dlc.id_local
WHERE dd.mes >6 AND dd.mes < 10 AND regiao_ue = 'Norte'
GROUP BY dd.dia_ano, dlc.nome_municipio;
```

# Qualidade do ar na região Norte na época de secas

dia_ano	nome_municipio	media_co_ppb	media_pm25_ugm3	media_pm10_ugm3
273	Abaetetuba	126.5364864864865	16.33888888888889	22.989
182	Paragominas	105.7703703703704	8.521153846153847	12.798
238	Trairão	296.8094594594594	42.15138888888889	12.963
205	Ananás	159.78243243243244	9.97605633802817	16.759
220	Abel Figueiredo	178.3148648648649	15.027631578947373	17.686
261	Fonte Boa	186.30810810810817	16.570666666666668	8.7040
241	Uiramutã	111.07702702702704	14.505555555555556	10.744
124	Vila	224.88188188188188	188.87818177824782	11.761

# Qualidade do ar na região Norte na época de secas



# RollUp Precipitação média por Ano, Região, mês e Estado

```
SELECT
    dd.ano,
    dd.mes,
    dl.nome_uf,
    dl.regiao_uf,
    avg(fct_clima.precipitacao_dia) as media_precipitacao

FROM fct_clima
    INNER JOIN dim_data dd on dd.id_data = fct_clima.id_data
    INNER JOIN dim_local_clima dl on dl.id_local = fct_clima.id_local
GROUP BY ROLLUP
    ((dd.ano, dl.regiao_uf), (dl.nome_uf, dd.mes))
```

# RollUp Precipitação média por Ano, Região, mês e Estado

ano	mes	nome_uf	regiao_uf	media_precipitacao
null	null	null	null	3.4866503356336795
2017	7	São Paulo	Sudeste	0.07176794198549638
2015	5	Amapá	Norte	7.189516129032258
2013	12	Rio de Janeiro	Sudeste	8.447405329593268
2018	9	Amapá	Norte	1.9
2007	9	Rio Grande do Sul	Sul	6.345070422535211
2007	1	Goiás	Centro-Oeste	8.368738526094939
2000	1	São Paulo	Sudeste	11.421255229224722

# RollUp Precipitação média por Ano, Região, mês e Estado

Não conseguimos pensar em uma visualização adequada, por causa da mudança de granularidade em múltiplas dimensões.

# Conclusões

- Correlações identificadas entre dados de queimadas e clima (Ex: FRP x Umidade)
- Identificação de biomas e estado em maior risco de focos de incêndios, além de estados e cidades com maior incidência
- Análise de comportamentos específicos para cada estado quanto a intensidade de queimadas

# Referências

- Google Cloud Platform
- Terraform

Código Fonte

Github



# Perguntas?

(U ~ U)

