SQL Analytics and Data Science

Sumário

1	Vers	Versão4			
2	Introdução5				
3	Fund	damentos da Linguagem SQL6			
	3.1	Filtros e Operadores Lógicos			
	3.2	Funções de Agregação em SQL			
4	Cate	egorização, Codificação e Binarização de Variáveis14			
	4.1	Objetivo14			
	4.2	Tipos de Dados			
	4.3	Categorização			
	4.4	Codificação (Encoding)15			
	4.5	Binarização			
	4.6	Explorando os Dados			
	4.7	Aplicando Binarização com SQL			
	4.8	Aplicando Categorização com SQL			
	4.9	Label Encoding com SQL			
	4.10	Aplicando One-Hot Encoding			
	4.11	Criando o Dataset Final Após as Transformações			
	4.12	Criando Uma Nova Tabela			
	4.13	Salvando os Dados em um Arquivo			
5	Junção de Tabelas41				
6	Agregação para Análise de Dados44				
7	Window Functions e Subqueries49				
8 Análise Exploratória de Dados com SQL					
	8.1	Sumarização de Dados			
	8.2	Distribuição de Dados55			
	8.3	Análise Multivariada56			
	8.4	Identificação de Outliers			
9	Limpeza e Processamento de Dados59				
	9.1	Identificação de Dados Faltantes			
	9.2	Identificação de Ausência de Informação			
	9.3	Identificação de Dados Duplicados			
	9.4	Detecção de Outliers			

Análise de Dados e Data Science com Linguagem SQL

9.5	Tratamento de Valores Ausentes	62
9.6	Tratamento de Outliers	69
9.7	Label Encoding com Linguagem SQL	71
9.8	Relatório de Resumo com Variáveis Quantitativas	78
9.9	Relatório de Resumo com Variáveis Quantitativas e Pivot da Tabela	78
10	Análise de Dados com SQL	79
11	Conclusão	92
12	Referências	93

1 Versão

Este documento foi criado por Cleber Zumba de Souza e pode ser distribuído livremente, desde que se faça menção à fonte.

Versão	Ação	Data
1.0	Criação do documento	12/07/2024

2 Introdução

Nos últimos anos, o volume de dados gerados e armazenados pelas organizações tem crescido exponencialmente. A capacidade de extrair insights significativos desses dados tornouse crucial para a competitividade e o sucesso empresarial. Nesse contexto, o SQL (Structured Query Language) desempenha um papel fundamental, permitindo aos analistas e cientistas de dados acessar e manipular informações de bancos de dados relacionais de maneira eficiente e precisa.

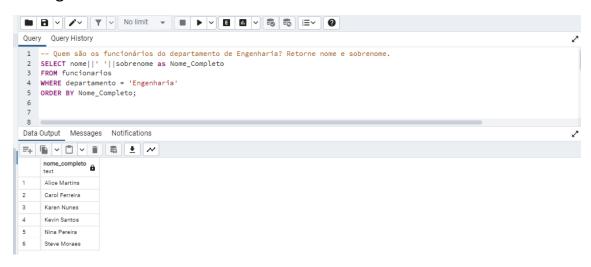
SQL é na sua essência uma ferramenta de análise de dados. Com SQL podemos extrair estatísticas, fazer cálculos e agregações, resumir os dados, gerar relatórios e realizar diversos tipos de análises.

Este artigo explora a linguagem SQL voltada para análise de dados. Ao longo do texto, mostrarei como utilizar SQL para extrair informações valiosas, realizar transformações de dados e gerar relatórios que apoiam decisões estratégicas.

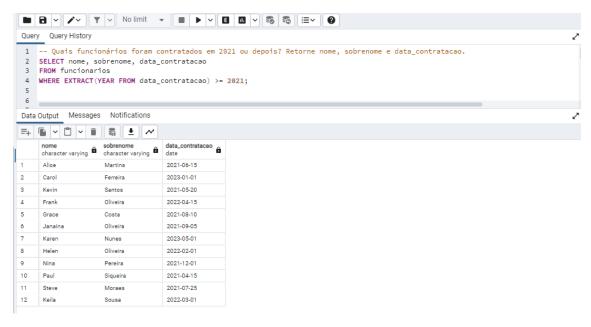
3 Fundamentos da Linguagem SQL

3.1 Filtros e Operadores Lógicos

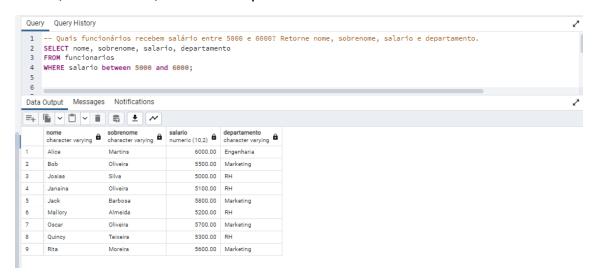
Selecione nome e sobrenome de todos os funcionários do departamento de Engenharia.



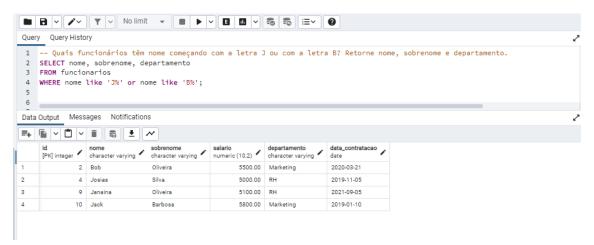
Selecione os funcionários foram contratados em 2021 ou depois. Retorne nome, sobrenome e data de contratação.



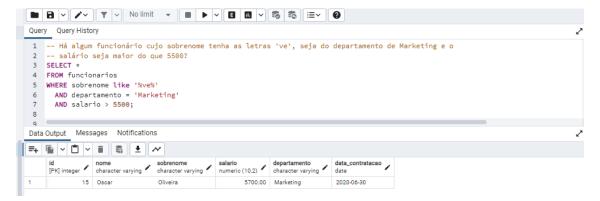
Selecione os funcionários recebem salário entre 5000 e 6000? Retorne nome, sobrenome, salário e departamento.



Selecione funcionários têm nome começando com a letra 'J' ou com a letra 'B'? Retorne nome, sobrenome e departamento.

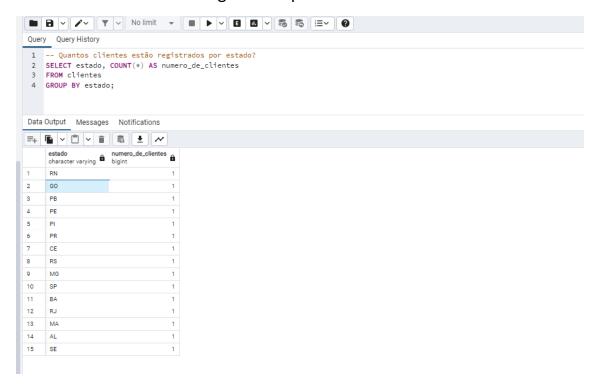


Há algum funcionário cujo sobrenome tenha as letras 've', seja do departamento de Marketing e o salário seja maior do que 5500?

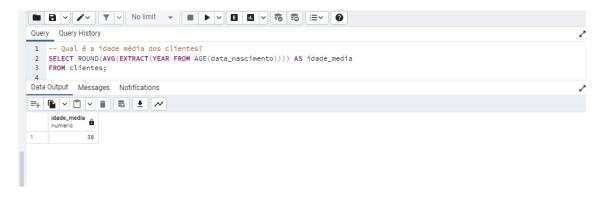


3.2 Funções de Agregação em SQL

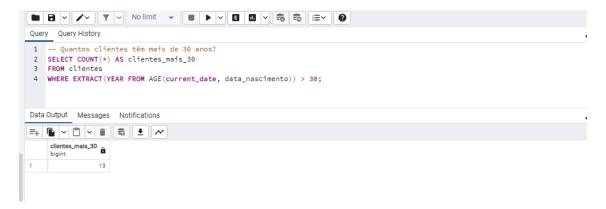
Selecione clientes estão registrados por estado.



Selecione idade média dos clientes



Selecione clientes com mais de 30 anos.



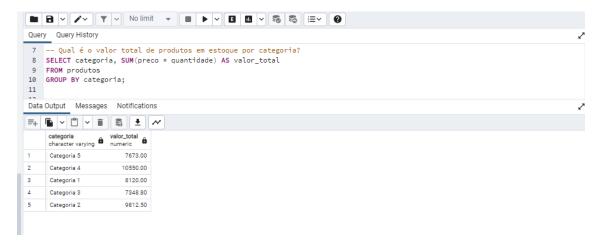
Selecione as 3 cidades com o maior número de clientes



Selecione clientes que têm um endereço de e-mail registrado



Selecione o valor total de produtos em estoque por categoria.



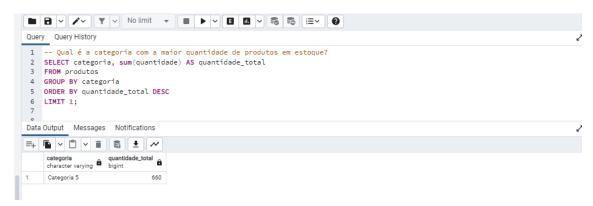
Selecione a quantidade média de produtos em estoque por categoria.



Selecione o número total de categorias de produtos.



Selecione a categoria com a maior quantidade de produtos em estoque



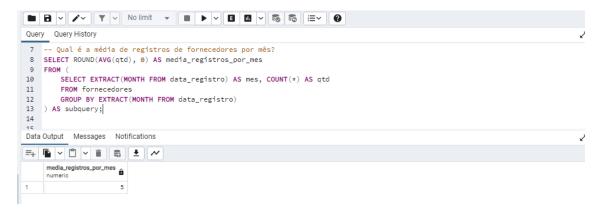
Selecione o estado com o maior número de fornecedores.



Selecione quantos fornecedores foram registrados no mês de Setembro de 2023.



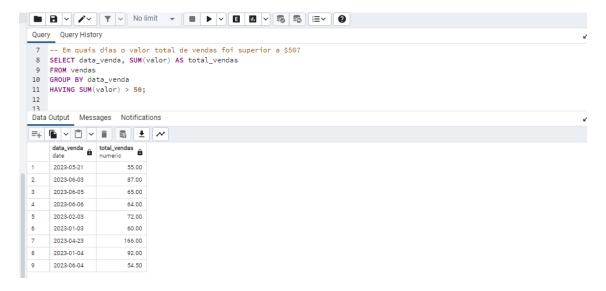
Selecione a média de registros de fornecedores por mês.



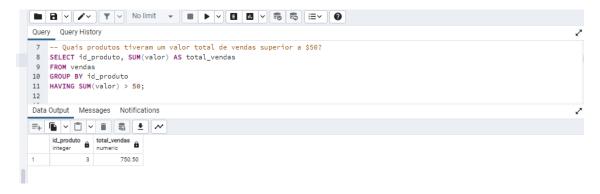
Selecione o fornecedor mais recente registrado. (Esta consulta com ORDER BY ... LIMIT 1 é performática, especialmente em tabelas grandes com índice adequado na coluna 'data_registro'. Ela permite que o banco de dados use a ordenação e a limitação para encontrar rapidamente o registro desejado).



Selecione quais dias o valor total de vendas foi superior a \$50



Selecione quais produtos tiveram um valor total de vendas superior a \$50



4 Categorização, Codificação e Binarização de Variáveis

4.1 Objetivo

O objetivo nesse capítulo é aplicar uma série de transformações aos dados. Os dados de entrada terão diversas variáveis categóricas representadas através de texto e o trabalho é entregar os dados com representação numérica, cenário bastante usual em projetos de Machine Learning quando o Analista de Dados fica responsável pela preparação dos dados.

4.2 Tipos de Dados

Tipos de dados podem ser classificados em dois grupos: quantitativos e qualitativos.

Dados Quantitativos: São aqueles que expressão uma quantidade e podem ser mensurados em escala numérica.

Dados Qualitativos: Representam características que não podem ser medidas em uma escala numérica, mas podem ser categorizadas ou descritas.

4.3 Categorização

Categorização: No contexto da análise de dados e processamento de dados, refere-se ao processo de transformar dados numéricos contínuos ou discretos em categorias ou grupos discretos.

4.4 Codificação (Encoding)

Codificação ou Encoding: No contexto da análise de dados e processamento de dados, refere-se ao processo de converter dados categóricos ou textuais em um formato numérico que pode ser usado por algoritmos. Muitos algoritmos requerem que as entradas sejam numéricas, e, portanto os dados categóricos precisam ser transformados antes do treinamento ou análise.

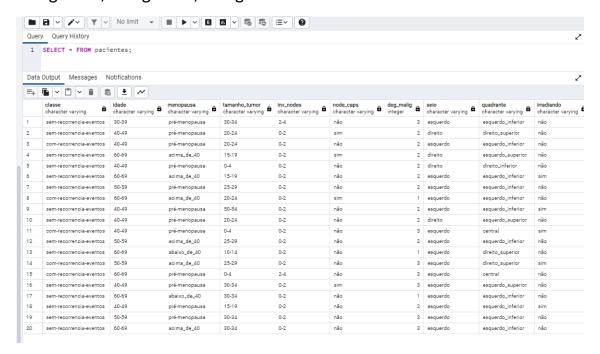
- > Técnicas de codificação:
 - - One-Hot Encoding
 - - Label Encoding
 - Frequency or Count Encoding
 - Target Encoding
 - Binary Encoding
 - Embedding Encoding (IA)

4.5 Binarização

Binarização: No contexto da análise de dados e processamento de dados, refere-se ao processo de converter dados numéricos ou categóricos em formato binário, ou seja, em valores 0 ou 1.

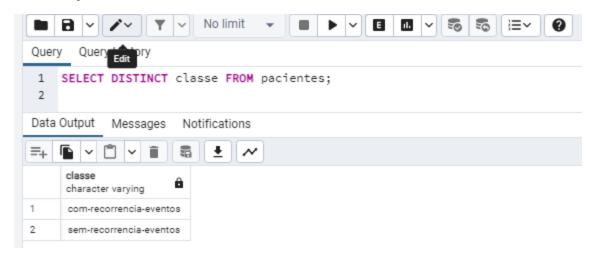
4.6 Explorando os Dados

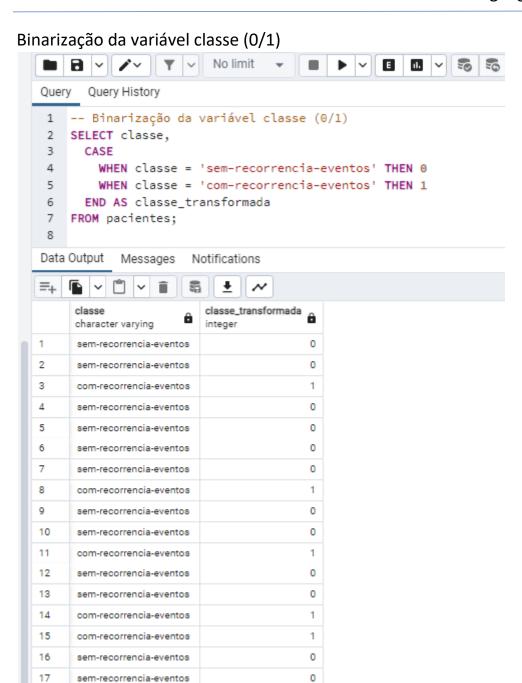
Praticamente todos os dados são do tipo categórico, ou seja, representa alguma coisa nominal ou ordinal. São variáveis que não tem número, embora possa ter número e normalmente são do tipo texto. A variável 'deg malig' é a única variável que é do tipo "integer", mas o fato de ter apenas números não significa que a variável seja quantitativa. O dado pode estar como número, mas informação pode ser categórica, ex: categoria 1, categoria 2, categoria3...



4.7 Aplicando Binarização com SQL

<u>Verificando as categorias da variável 'classe'</u>. Considerando que eu tenho que preparar esse <u>"dataset"</u>, eu vou converter o dado sem modificar a informação.





Modifiquei o dado mas não perdi a informação. Binarização só funciona quando se tem apenas duas categorias, pois só posso ter valores zero (0) ou um (1) – ocorrência ou não ocorrência do evento.

0

0

0

18

19

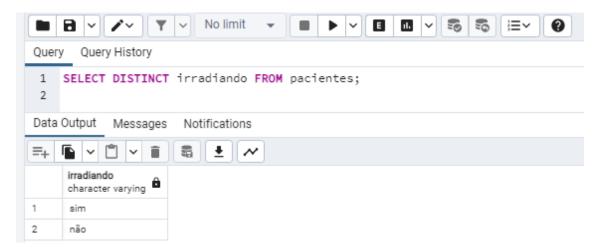
20

sem-recorrencia-eventos

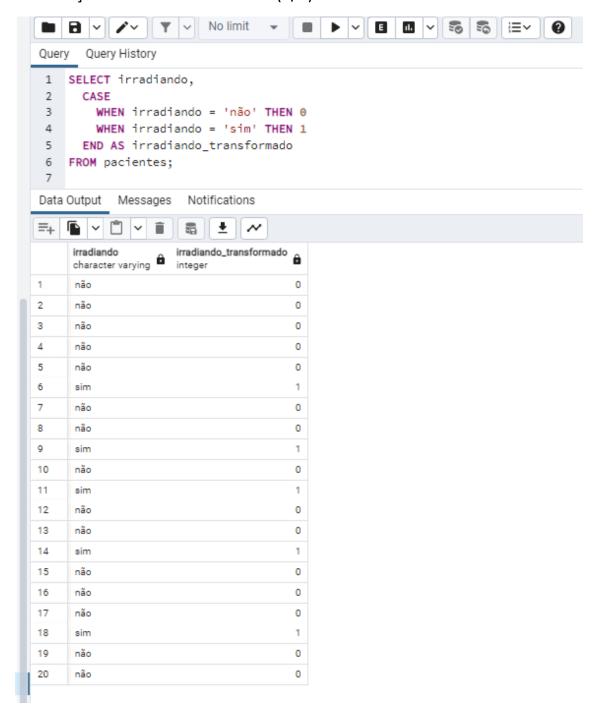
sem-recorrencia-eventos

sem-recorrencia-eventos

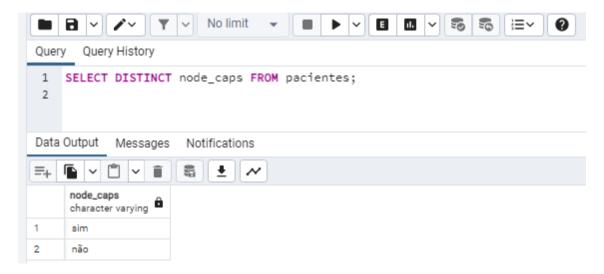
<u>Verificando as categorias da variável 'irradiando'</u>. Considerando que eu tenho que preparar esse <u>"dataset"</u>, eu vou converter o dado sem modificar a informação.



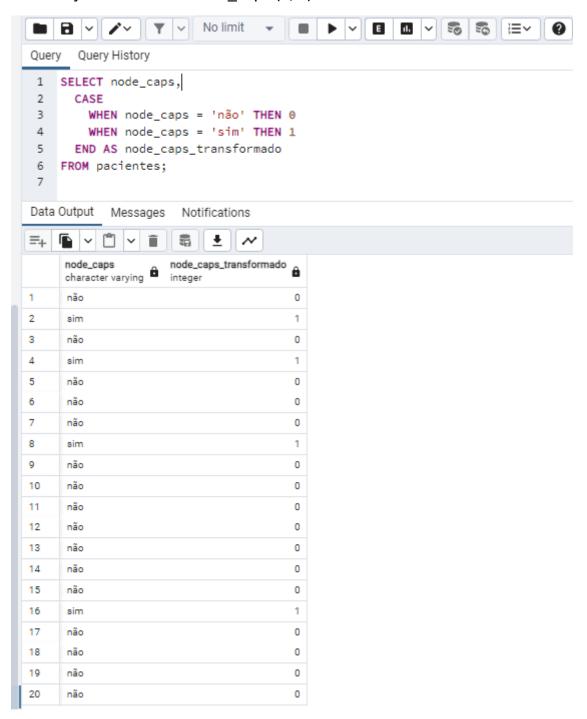
Binarização da variável irradiando (0/1)



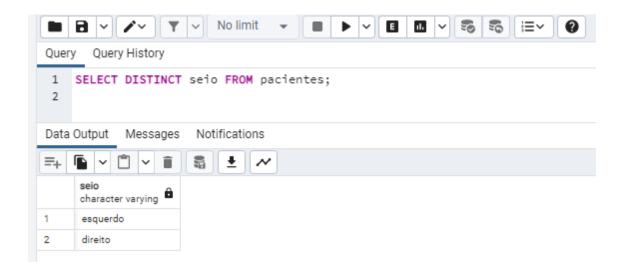
<u>Verificando as categorias da variável 'node_caps'</u>. Considerando que eu tenho que preparar esse <u>"dataset"</u>, eu vou converter o dado sem modificar a informação.



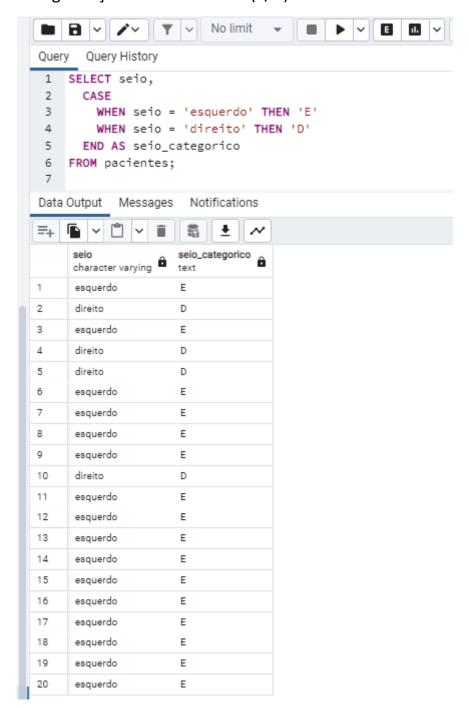
Binarização da variável node_caps (0/1)

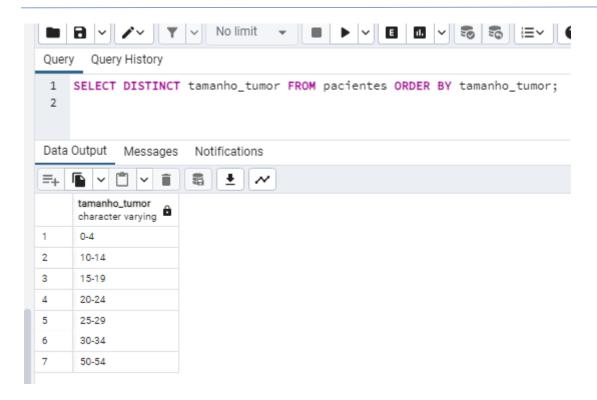


4.8 Aplicando Categorização com SQL

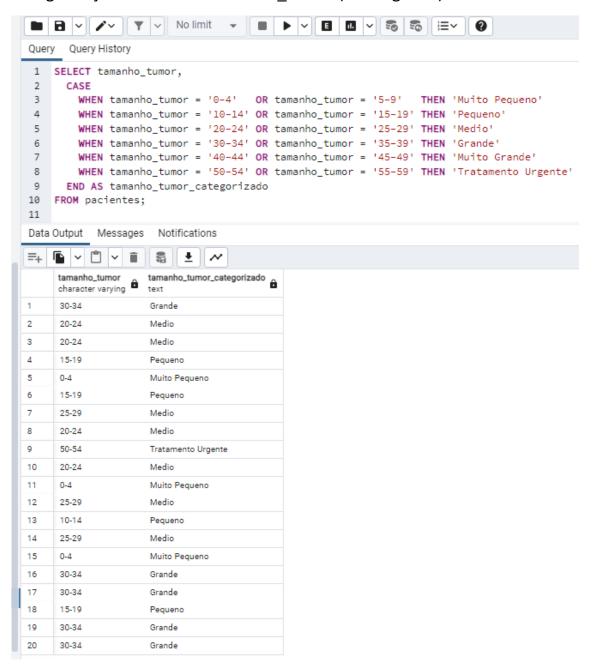


Categorização da variável seio (E/D)





Categorização da variável tamanho_tumor (6 Categorias)

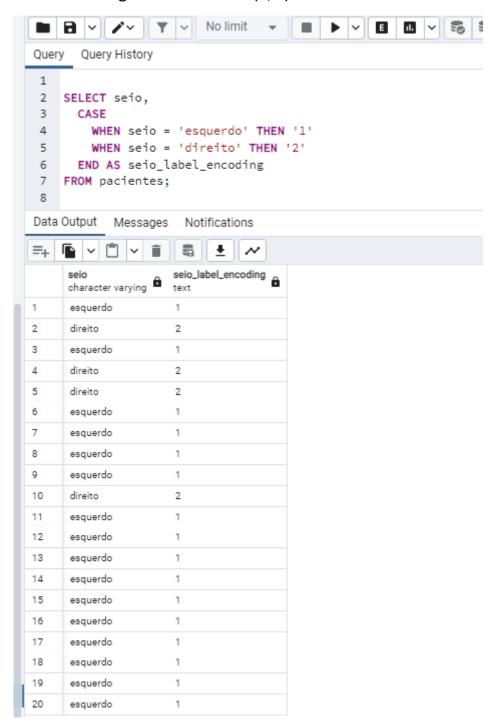


4.9 Label Encoding com SQL

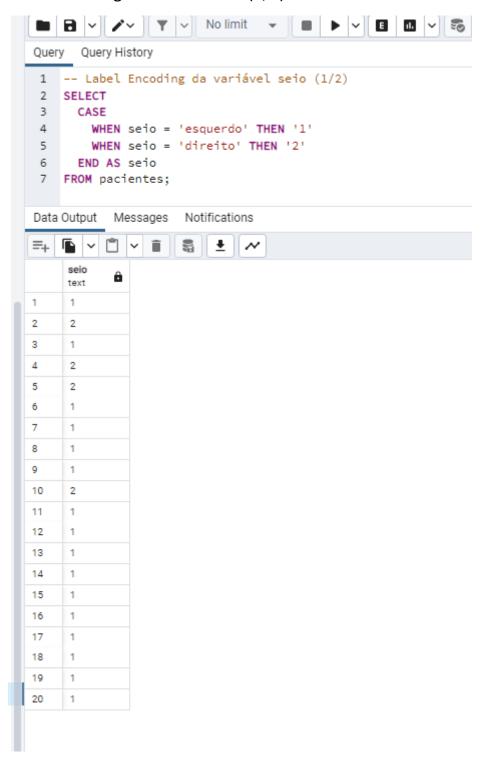
Label Encoding é uma técnica utilizada para converter variáveis categóricas em uma forma numérica que modelos de Machine Learning podem entender.

Em Label Encoding, a cada categoria é atribuído um valor único entre 1 e n-1 (onde n é o número de categorias para a variável).

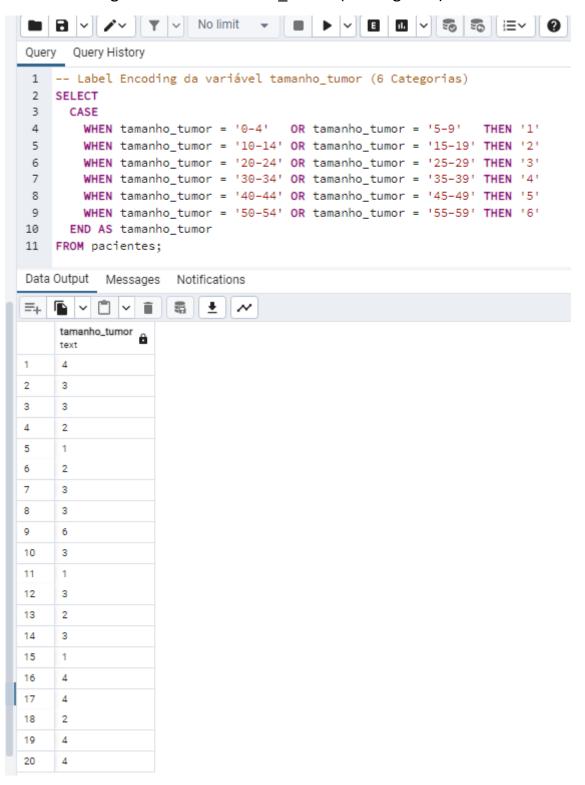
Label Encoding da variável seio (1/2)

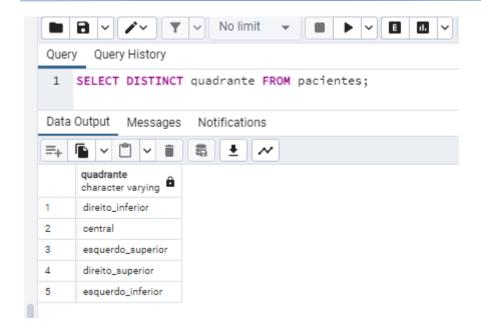


Label Encoding da variável seio (1/2)

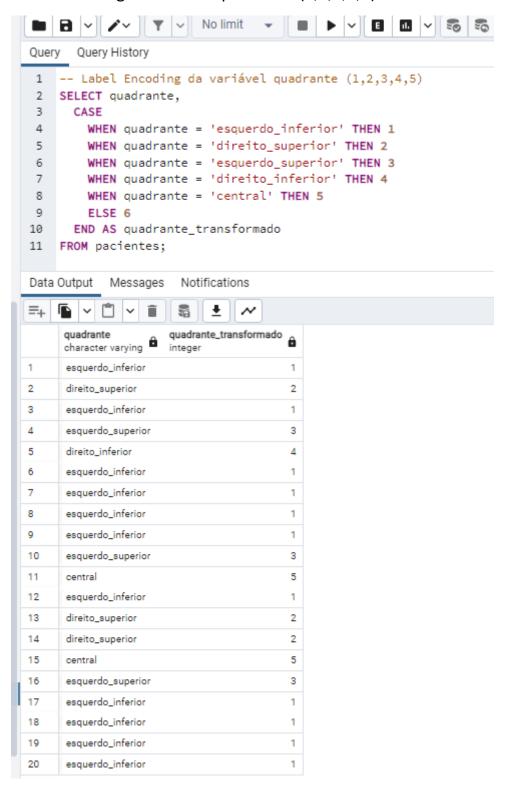


Label Encoding da variável tamanho_tumor (6 Categorias)





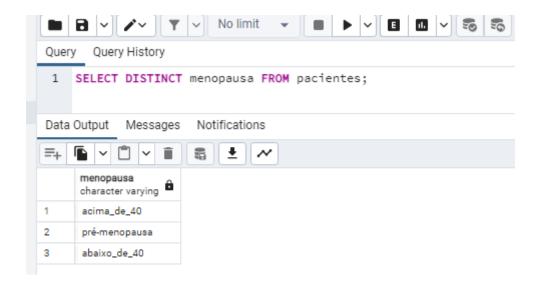
Label Encoding da variável quadrante (1,2,3,4,5)



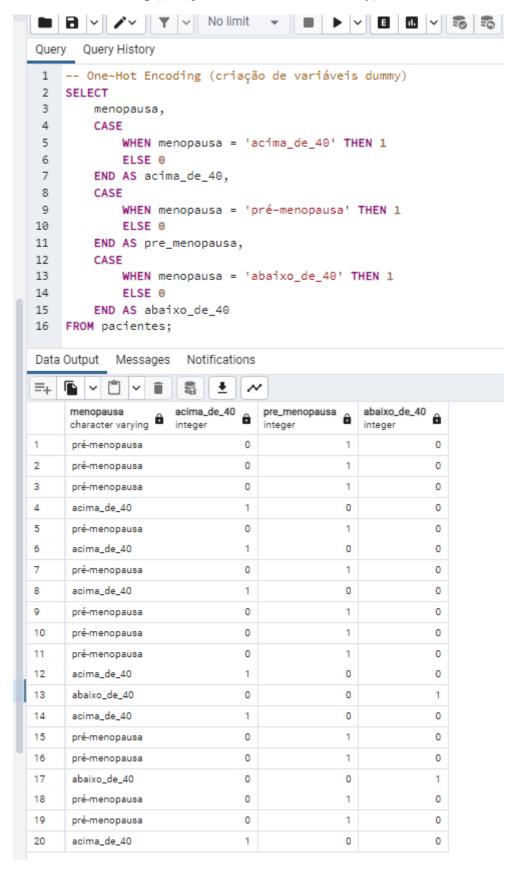
4.10 Aplicando One-Hot Encoding

One-Hot Encoding é uma técnica utilizada para converter variáveis categóricas em uma forma numérica que modelos de Machine Learning podem entender.

Em One-Hot Encoding para cada categoria da variável categórica, é criada uma nova coluna binária chamada de variável dummy. Para um dado registro, a coluna correspondente à sua categoria recebe o valor 1 e todas as outras recebem o valor 0.



One-Hot Encoding (criação de variáveis dummy)

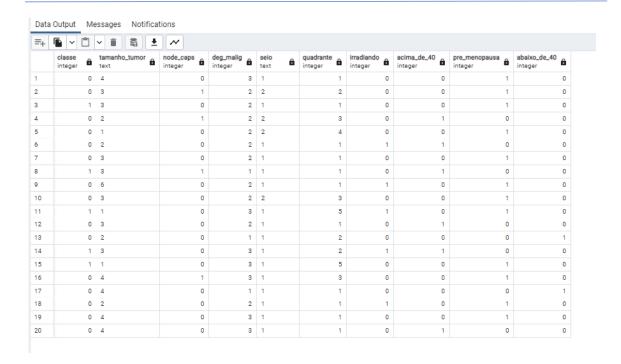


4.11 Criando o Dataset Final Após as Transformações

Query com todas as transformações SQL

```
1 -- Query com todas as transformações
2
   SELECT
3
     CASE
       WHEN classe = 'sem-recorrencia-eventos' THEN 0
4
       WHEN classe = 'com-recorrencia-eventos' THEN 1
5
     END as classe,
7
     CASE
8
       WHEN tamanho_tumor = '0-4' OR tamanho_tumor = '5-9' THEN '1'
9
       WHEN tamanho_tumor = '10-14' OR tamanho_tumor = '15-19' THEN '2'
       WHEN tamanho_tumor = '20-24' OR tamanho_tumor = '25-29' THEN '3'
10
11
       WHEN tamanho_tumor = '30-34' OR tamanho_tumor = '35-39' THEN '4'
      WHEN tamanho_tumor = '40-44' OR tamanho_tumor = '45-49' THEN '5'
12
       WHEN tamanho_tumor = '50-54' OR tamanho_tumor = '55-59' THEN '6'
13
14
     END AS tamanho_tumor,
15
     CASE
16
       WHEN node_caps = 'não' THEN 0
17
       WHEN node_caps = 'sim' THEN 1
18
      ELSE 2
19
     END AS node_caps,
20
     deg_malig,
21
     CASE
      WHEN seio = 'esquerdo' THEN '1'
22
      WHEN seio = 'direito' THEN '2'
23
24
    END AS seio,
25
    CASE
       WHEN quadrante = 'esquerdo_inferior' THEN 1
26
27
       WHEN quadrante = 'direito_superior' THEN 2
28
      WHEN quadrante = 'esquerdo_superior' THEN 3
      WHEN quadrante = 'direito_inferior' THEN 4
29
30
      WHEN quadrante = 'central' THEN 5
31
      ELSE 6
32
    END AS quadrante,
33 CASE
      WHEN irradiando = 'não' THEN 0
34
35
      WHEN irradiando = 'sim' THEN 1
    END AS irradiando,
36
37
     CASE
38
       WHEN menopausa = 'acima de 40' THEN 1
39
      ELSE 0
    END AS acima_de_40,
40
41
     CASE
42
      WHEN menopausa = 'pré-menopausa' THEN 1
43
       ELSE 0
     END AS pre_menopausa,
44
45
     CASE
46
       WHEN menopausa = 'abaixo_de_40' THEN 1
47
       ELSE 0
48
     END AS abaixo_de_40
49
   FROM pacientes;
50
Total rows: 20 of 20 Query complete 00:00:00.127
```

Análise de Dados e Data Science com Linguagem SQL

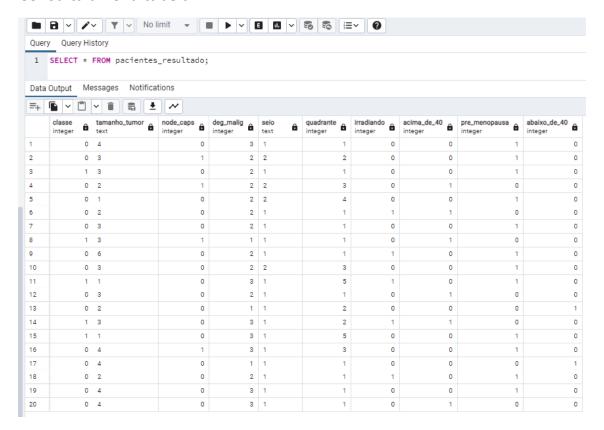


4.12 Criando Uma Nova Tabela

Criando uma nova tabela para não perder os dados do formato alterado.

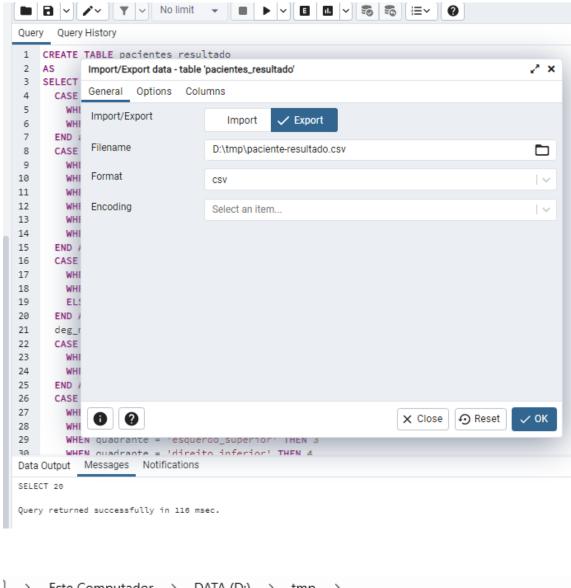
```
Query Query History
1 CREATE TABLE pacientes_resultado
3 SELECT
4
     CASE
5
       WHEN classe = 'sem-recorrencia-eventos' THEN 0
       WHEN classe = 'com-recorrencia-eventos' THEN 1
 6
7
     END as classe,
8
     CASE
9
       WHEN tamanho_tumor = '0-4' OR tamanho_tumor = '5-9'
                                                             THEN '1'
10
       WHEN tamanho_tumor = '10-14' OR tamanho_tumor = '15-19' THEN '2'
       WHEN tamanho_tumor = '20-24' OR tamanho_tumor = '25-29' THEN '3'
11
       WHEN tamanho_tumor = '30-34' OR tamanho_tumor = '35-39' THEN '4'
12
       WHEN tamanho_tumor = '40-44' OR tamanho_tumor = '45-49' THEN '5'
13
       WHEN tamanho_tumor = '50-54' OR tamanho_tumor = '55-59' THEN '6'
14
15 END AS tamanho_tumor,
16
     CASE
      WHEN node_caps = 'não' THEN 0
17
       WHEN node_caps = 'sim' THEN 1
18
19
       ELSE 2
20
     END AS node_caps,
21
     deg_malig,
22
     CASE
23
      WHEN seio = 'esquerdo' THEN '1'
24
      WHEN seio = 'direito' THEN '2'
25
   END AS seio,
26 CASE
27
       WHEN quadrante = 'esquerdo_inferior' THEN 1
       WHEN quadrante = 'direito_superior' THEN 2
28
       WHEN quadrante = 'esquerdo_superior' THEN 3
29
       WHEN quadrante = 'direito_inferior' THEN 4
30
31
       WHEN quadrante = 'central' THEN 5
32
       ELSE 6
33
     END AS quadrante,
34
    CASE
       WHEN irradiando = 'não' THEN 0
35
36
      WHEN irradiando = 'sim' THEN 1
    END AS irradiando,
37
38
     CASE
      WHEN menopausa = 'acima_de_40' THEN 1
39
40
       ELSE 0
41
     END AS acima_de_40,
42
     CASE
43
       WHEN menopausa = 'pré-menopausa' THEN 1
44
       ELSE 0
45
     END AS pre_menopausa,
46
     CASE
47
       WHEN menopausa = 'abaixo_de_40' THEN 1
48
     END AS abaixo_de_40
50 FROM pacientes;
```

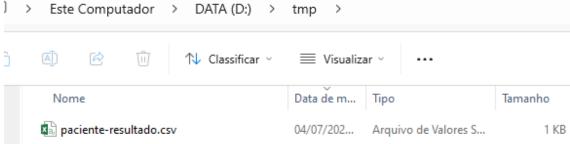
Consulta a nova tabela.



Uma nova tabela, aplicando as transformações em SQL, convertendo todas as variáveis categóricas para a representação numérica. Na variável **menopausa** foram criadas 3 novas colunas dummy.

4.13 Salvando os Dados em um Arquivo



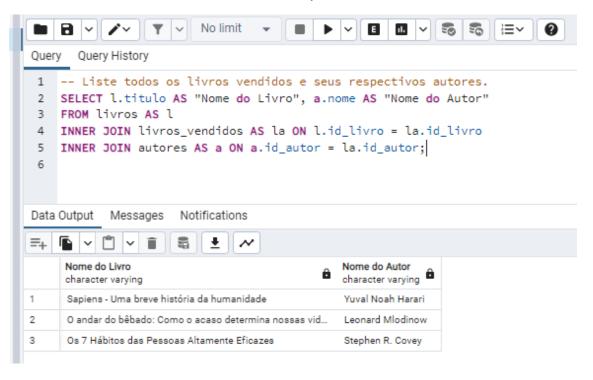


Dados salvo em disco em formato csv.

Esse é o resultado com valores numéricos, são esses valores que a máquina quer receber. Para treinar modelos de Machine Learning é isso que a máquina espera receber como entrada.

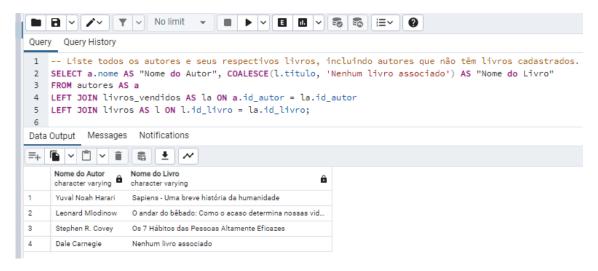
5 Junção de Tabelas

Liste todos os livros vendidos e seus respectivos autores



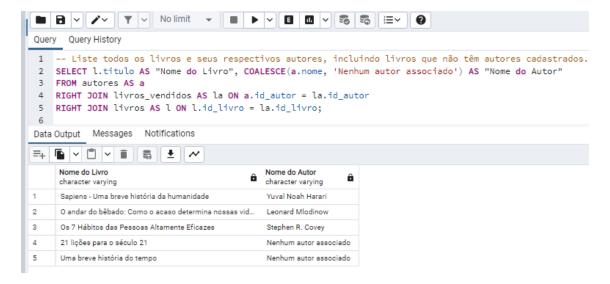
INNER JOIN

Liste todos os autores e seus respectivos livros, incluindo autores que não têm livros cadastrados.



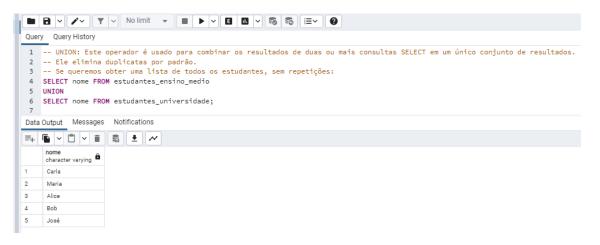
LEFT JOIN

Liste todos os livros e seus respectivos autores, incluindo livros que não têm autores cadastrados.



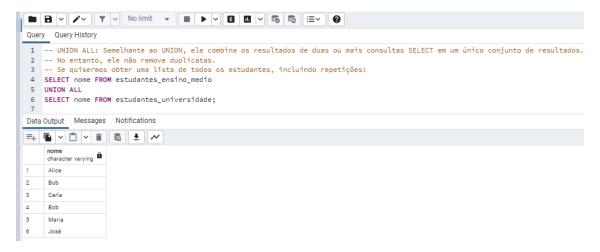
RIGHT JOIN

UNION: Este operador é usado para combinar os resultados de duas ou mais consultas SELECT em um único conjunto de resultados. Ele elimina duplicatas por padrão. Selecione todos os estudantes, sem repetições:



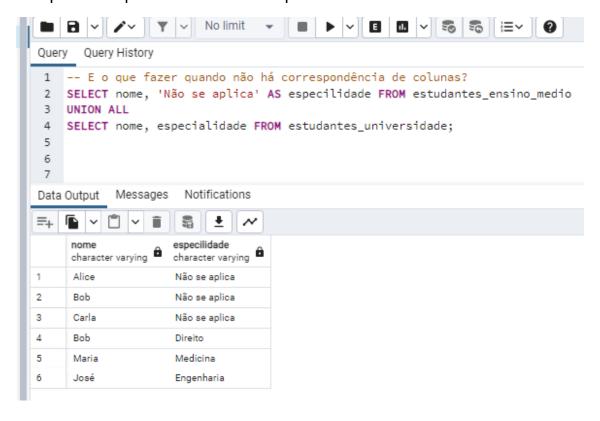
UNION

UNION ALL: Semelhante ao UNION, ele combina os resultados de duas ou mais consultas SELECT em um único conjunto de resultados. No entanto, ele não remove duplicatas. Selecione todos os estudantes, incluindo repetições:



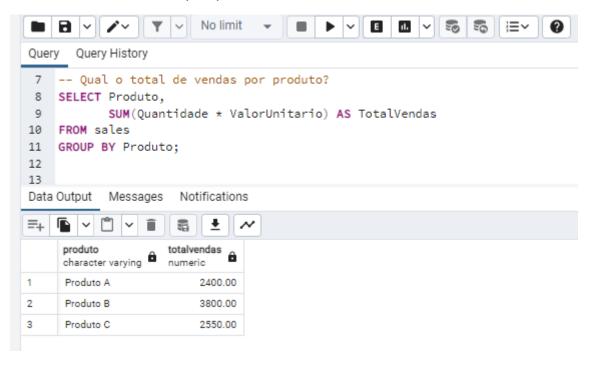
UNION ALL

E o que fazer quando não há correspondência de colunas?

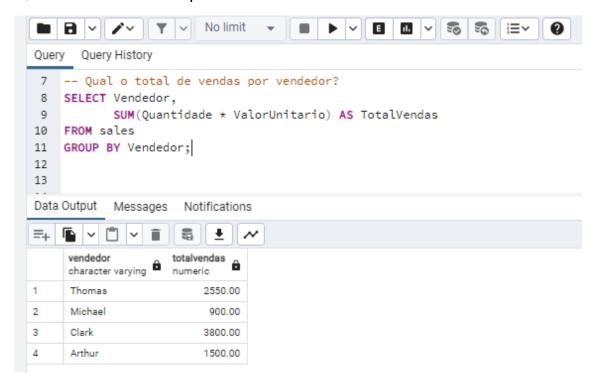


6 Agregação para Análise de Dados

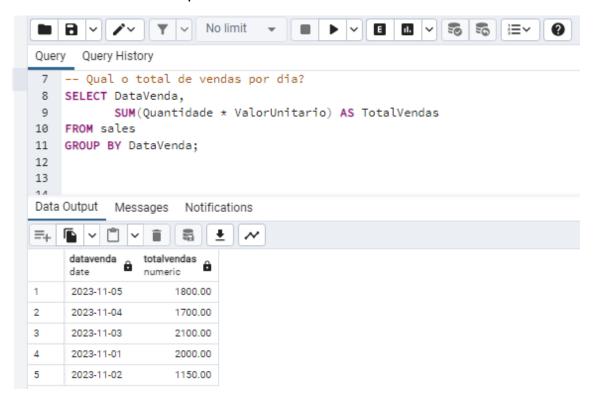
Qual o total de vendas por produto?

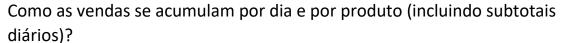


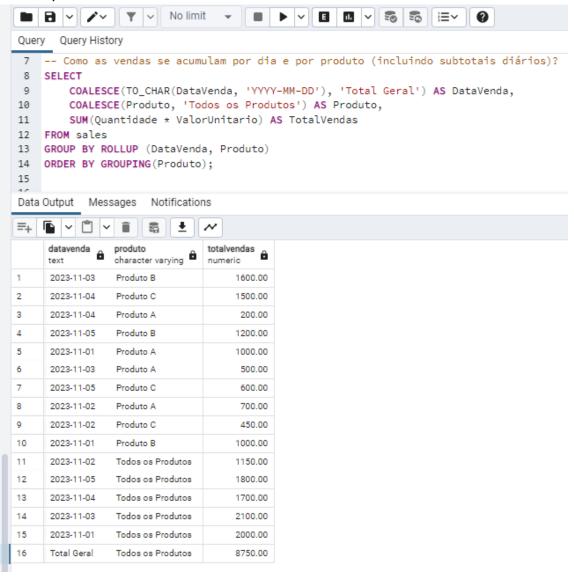
Qual o total de vendas por vendedor?



Qual o total de vendas por dia?



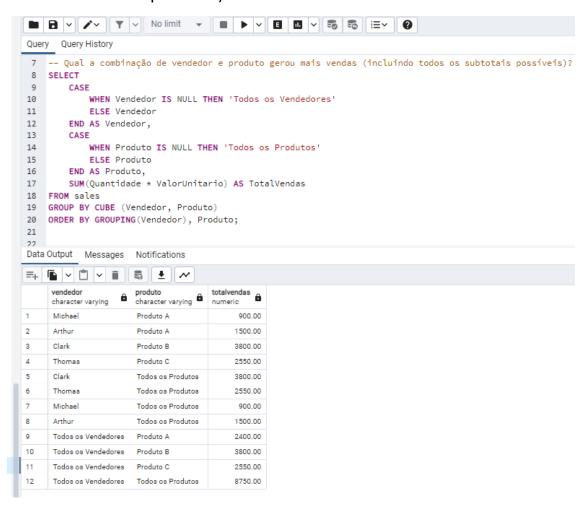




A cláusula 'ROLLUP' é usada para adicionar subtotais e totais gerais ao conjunto de resultados de uma consulta 'GROUP BY'.

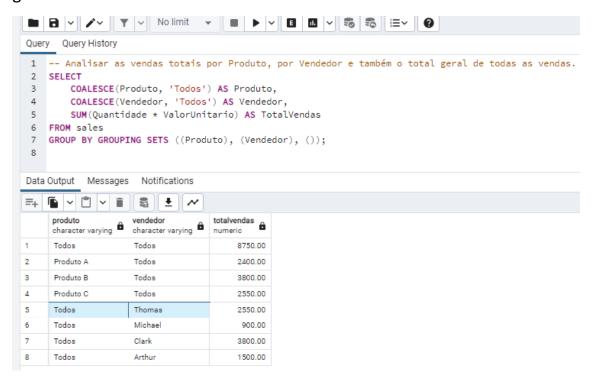
A função 'GROUPING' é usada para diferenciar entre linhas de subtotal e linhas de detalhe nos resultados das consultas que utilizam 'ROLLUP' ou 'CUBE'. A função 'GROUPING' retorna 1 para linhas de subtotal e 0 para linhas de detalhe.

Qual a combinação de vendedor e produto gerou mais vendas (incluindo todos os subtotais possíveis)?



A cláusula 'CUBE' é usada para gerar subtotais para todas as combinações possíveis de um conjunto de colunas.

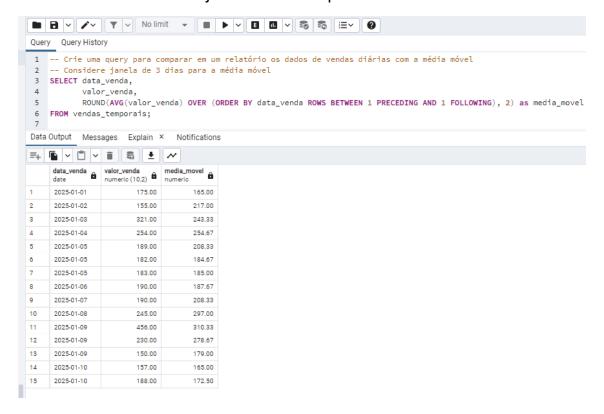
Analisar as vendas totais por Produto, por Vendedor e também o total geral de todas as vendas.



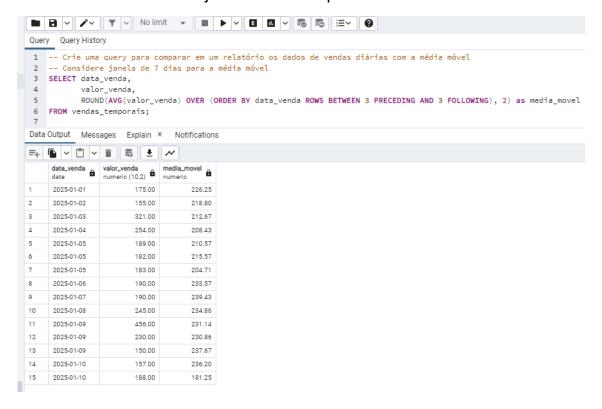
A cláusula 'GROUPING SETS' permite especificar várias combinações de colunas de agrupamento explicitamente.

7 Window Functions e Subqueries

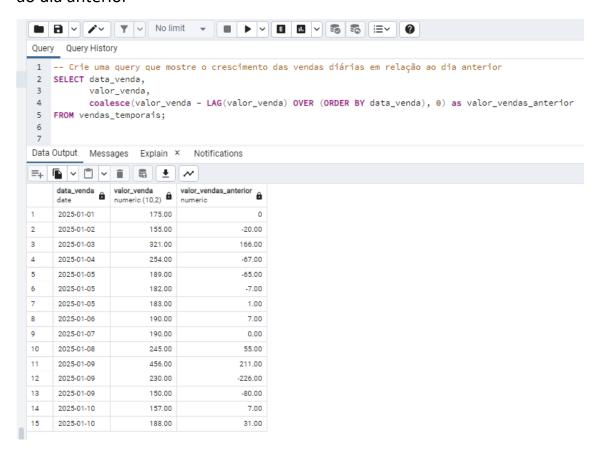
Query para comparar em um relatório os dados de vendas diárias com a média móvel. Considere janela de 3 dias para a média móvel



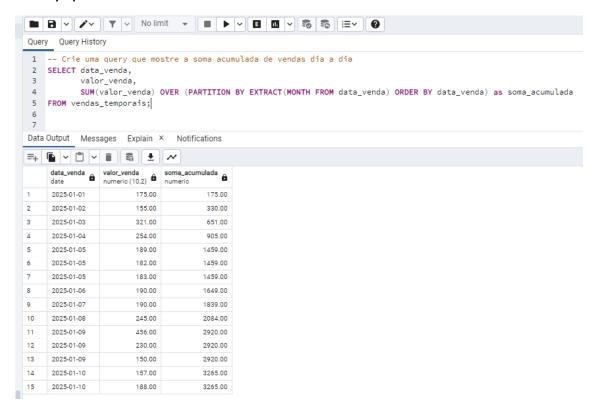
Query para comparar em um relatório os dados de vendas diárias com a média móvel. Considere janela de 7 dias para a média móvel



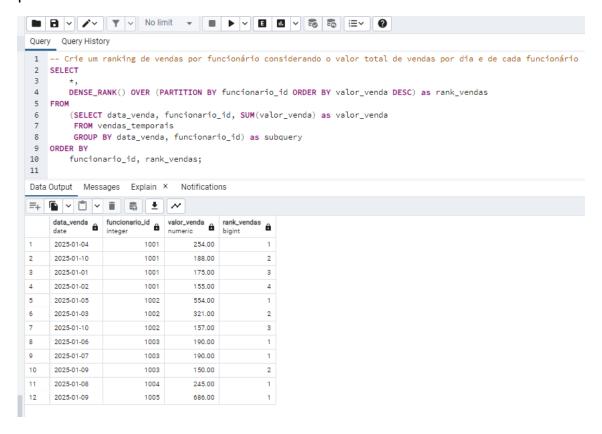
Crie uma query que mostre o crescimento das vendas diárias em relação ao dia anterior



Query que mostre a soma acumulada de vendas dia a dia



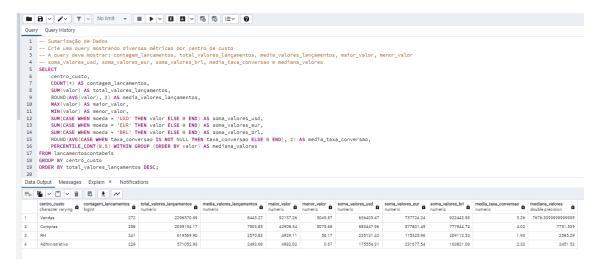
Ranking de vendas por funcionário considerando o valor total de vendas por dia e de cada funcionário



8 Análise Exploratória de Dados com SQL

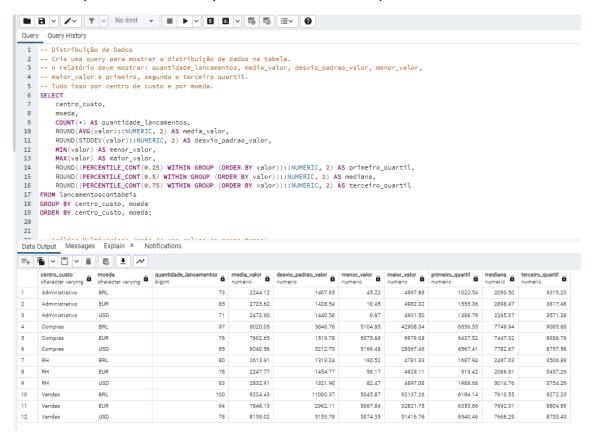
8.1 Sumarização de Dados

Crie uma query mostrando diversas métricas por centro de custo. A query deve mostrar: contagem_lancamentos, total_valores_lançamentos, media_valores_lançamentos, maior_valor, menor_valor, soma_valores_usd, soma_valores_eur, soma_valores_brl, media_taxa_conversao e mediana_valores



8.2 Distribuição de Dados

Crie uma query para mostrar a distribuição de dados na tabela. O relatório deve mostrar: quantidade_lancamentos, media_valor, desvio_padrao_valor, menor_valor, maior_valor e primeiro, segundo e terceiro quartil. Tudo isso por centro de custo e por moeda.

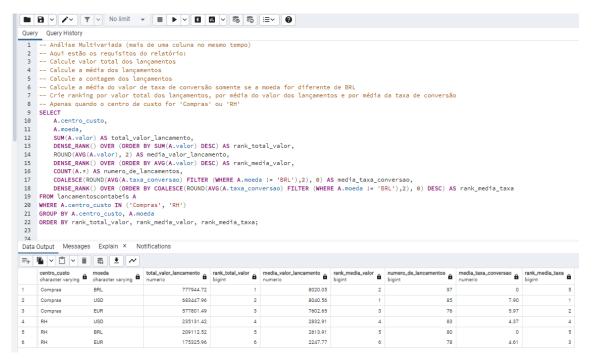


8.3 Análise Multivariada

Análise Multivariada (mais de uma coluna no mesmo tempo)

Os requisitos do relatório:

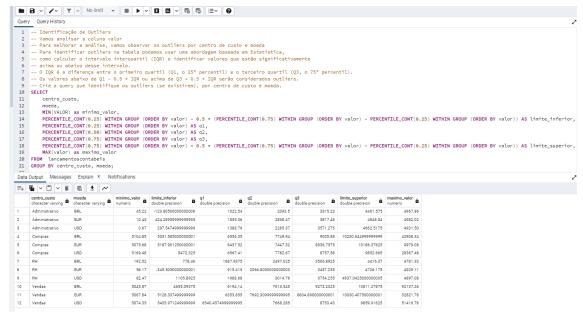
- Calcule valor total dos lançamentos
- Calcule a média dos lançamentos
- Calcule a contagem dos lançamentos
- Calcule a média do valor de taxa de conversão somente se a moeda for diferente de BRL
- Crie ranking por valor total dos lançamentos, por média do valor dos lançamentos e por média da taxa de conversão
- Apenas quando o centro de custo for 'Compras' ou 'RH'

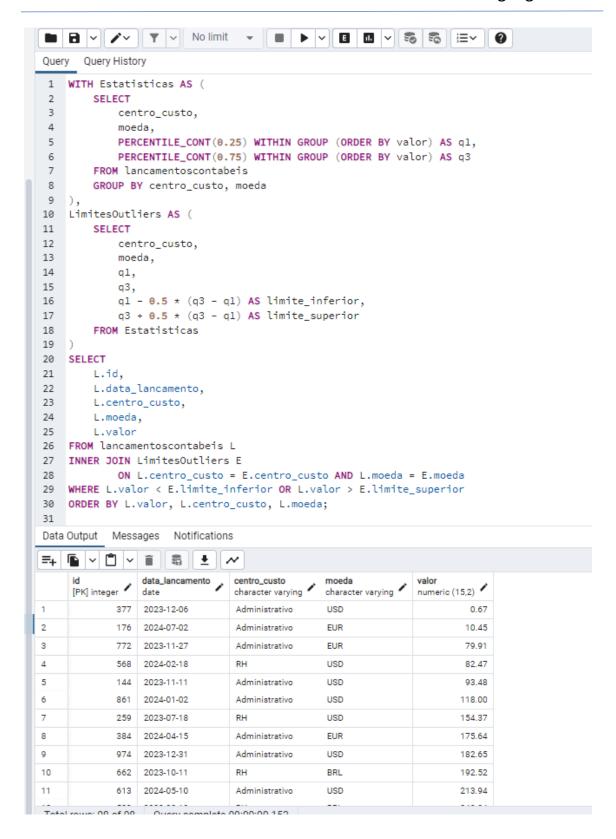


8.4 Identificação de Outliers

Vamos analisar a coluna valor:

- Para melhorar a análise, vamos observar os outliers por centro de custo e moeda
- Para identificar outliers na tabela podemos usar uma abordagem baseada em Estatística,
- como calcular o intervalo interquartil (IQR) e identificar valores que estão significativamente acima ou abaixo desse intervalo.
- O IQR é a diferença entre o primeiro quartil (Q1, o 25º percentil) e o terceiro quartil (Q3, o 75º percentil).
- Os valores abaixo de Q1 0.5 * IQR ou acima de Q3 + 0.5 * IQR serão considerados outliers.
- Crie a query que identifique os outliers (se existirem), por centro de custo e moeda.

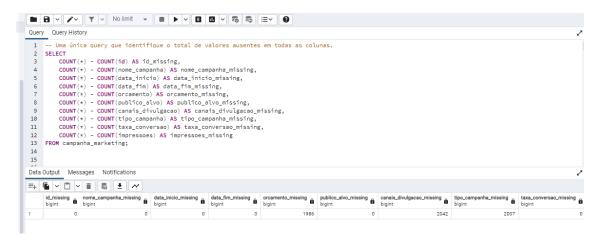




9 Limpeza e Processamento de Dados

9.1 Identificação de Dados Faltantes

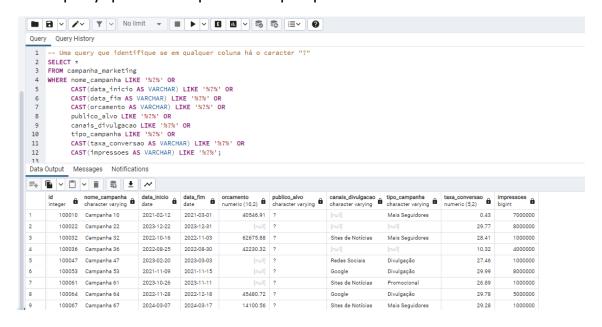
Uma única query que identifique o total de valores ausentes em todas as colunas.



Obs: Se não houver valor ausente o resultado deve ser zero "0".

9.2 Identificação de Ausência de Informação

Uma query que identifique se em qualquer coluna há o caracter "?"



9.3 Identificação de Dados Duplicados

Uma query que identifique duplicatas (sem considerar a coluna id).

```
■ 🗎 🗸 🖍 🔻 🗸 No limit 🔻 🔳 🕨 🗸 🚨 🗸 🔞 🚞 🗸 🕢
Query History
    - Uma query que identifique duplicatas (sem considerar a coluna id).
  SELECT
      nome_campanha,
      data_inicio,
      orcamento,
      publico_alvo,
      canais divulgação.
      taxa_conversao,
     impressoes,
     COUNT(*) as duplicatas
13 FROM campanha_marketing
14 GROUP BY nome_campanha, data_inicio, data_fim, orcamento, publico_alvo, canais_divulgacao, tipo_campanha, taxa_conversao, impressoes
Data Output Messages Notifications
≒ 6 ∨ 1 ∨ 1 8 ± ∧
```

Não há dados duplicados.

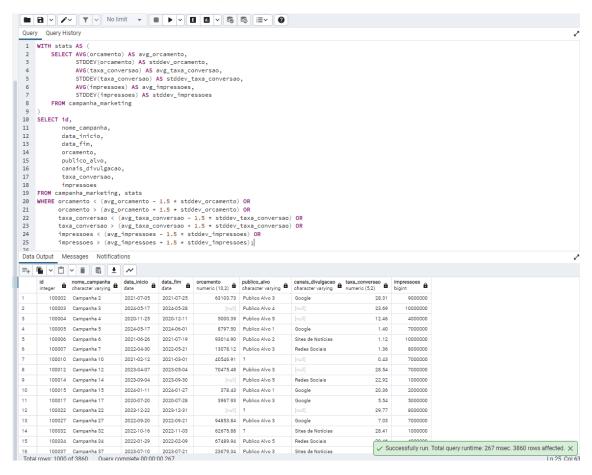
Uma query que identifique duplicatas considerando as colunas (nome campanha, data inicio, publico alvo, canais divulgação).

9.4 Detecção de Outliers

Uma query que identifique outliers nas 3 colunas numéricas.

Considere como outliers valores que estejam acima ou abaixo das seguintes regras:

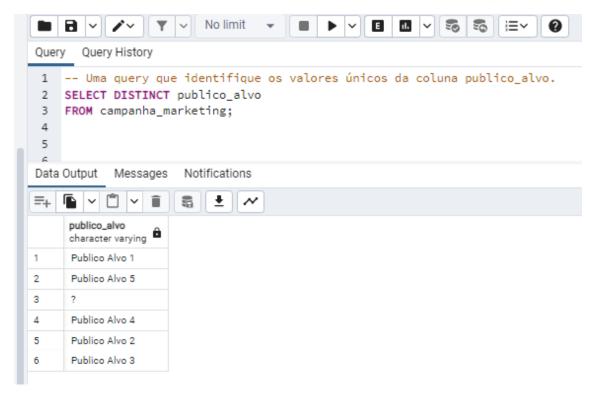
- media + 1.5 * desvio_padrão
- media 1.5 * desvio_padrão



3.860 registros, tem outliers em pelo menos uma das três colunas numéricas (orcamento, taxa_conversao e impressoes).

9.5 Tratamento de Valores Ausentes

Uma query que identifique os valores únicos da coluna publico_alvo.



Uma query com update que substitua o caracter "?" na coluna publico_alvo pelo valor "Outros".

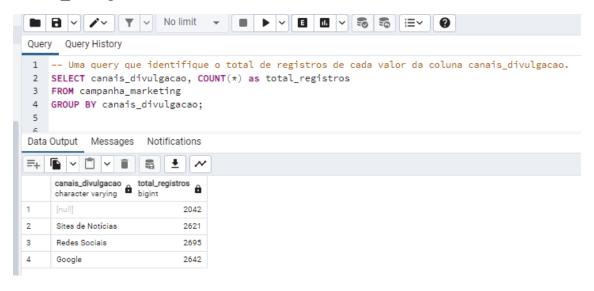
```
Query Query History

1 -- Uma query com update que substitua o caracter "?" na coluna publico_alvo pelo valor "Outros".

2 UPDATE campanha_marketing
3 SET publico_alvo = 'Outros'
4 WHERE publico_alvo = '?';
5 COMMIT;
Data Output Messages Notifications

WARNING: there is no transaction in progress
COMMIT
Query returned successfully in 100 msec.
```

Uma query que identifique o total de registros de cada valor da coluna canais divulgação.

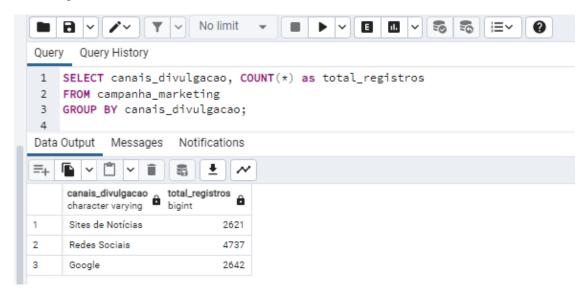


Uma query com update que substitua os valores ausentes pela moda (uma estatística que indica o valor que aparece com mais frequência) da coluna canais_divulgacao.

Primeiro encontramos a moda da coluna canais_divulgacao e depois usamos para fazer o update:

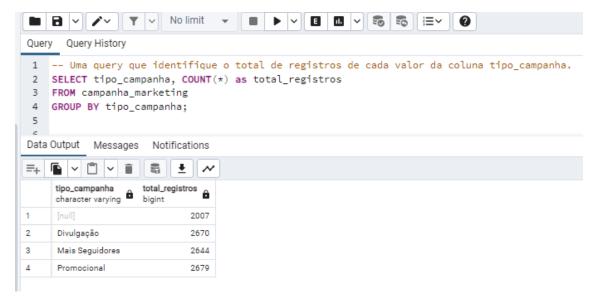
```
E
                                                 11 v 5 5
                                       Query Query History
1 UPDATE campanha_marketing
   SET canais_divulgacao = (SELECT canais_divulgacao
2
3
                           FROM campanha_marketing
                           WHERE canais_divulgacao IS NOT NULL
4
5
                           GROUP BY canais_divulgacao
6
                           ORDER BY COUNT(*) DESC
7
                           LIMIT 1)
8 WHERE canais_divulgacao IS NULL;
9
   COMMIT;
10
Data Output Messages Notifications
WARNING: there is no transaction in progress
Query returned successfully in 108 msec.
```

Verificação:

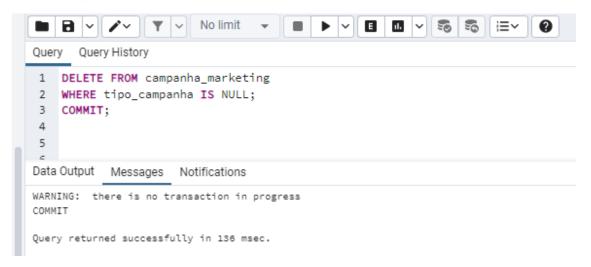


Problema resolvido.

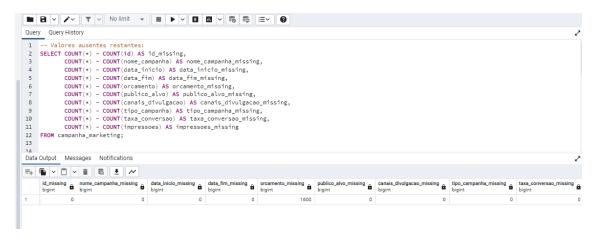
Uma query que identifique o total de registros de cada valor da coluna tipo_campanha.



Considere que os valores ausentes na coluna tipo_campanha sejam erros de coleta de dados. Crie uma query com delete que remova os registros onde tipo campanha tiver valor nulo.

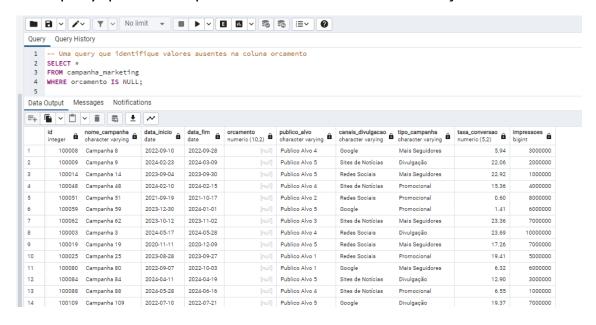


Verificando se ainda existe valores ausentes.



Ainda existe valores ausentes na coluna 'orcamento'.

Uma query que identifique valores ausentes na coluna orçamento.



Considere que orçamento nulo para público alvo igual "Outros" não seja uma informação relevante.

Crie uma query com delete que remova registros se a coluna orcamento tiver valor ausente e a coluna publico_alvo tiver o valor "Outros".

```
Query Query History

1 -- Considere que orçamento nulo para público alvo igual "Outros" não seja uma informação relevante.
2 -- Crie uma query com delete que remova registros se a coluna orcamento tiver valor ausente e a coluna
3 -- publico_alvo tiver o valor "Outros".
4 DELETE FROM campanha_marketing
5 WHERE orcamento IS NULL
6 AND publico_alvo = 'Outros';
7 COMMIT;
8

Data Output Messages Notifications

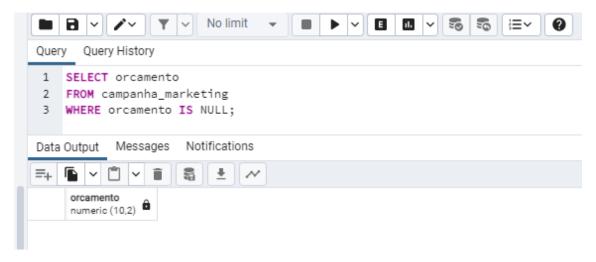
WARNING: there is no transaction in progress
COMMIT

Query returned successfully in 189 msec.
```

Uma query que preencha os valores ausentes da coluna orcamento com a média da coluna, mas segmentado pela coluna canais_divulgacao.

```
■ 日 ∨ ✓ ▼ ∨ No limit ▼ ■ ▶ ∨ 日 ■ ∨ る る ほ∨ ②
Query Query History
 1 -- Uma query que preencha os valores ausentes da coluna orcamento com a média da coluna,
 2 -- mas segmentado pela coluna canais_divulgacao.
 3 UPDATE campanha_marketing AS c
 4 SET orcamento = d.media_orcamento
 5 FROM (
       SELECT canais_divulgacao, AVG(orcamento) AS media_orcamento
 7
       FROM campanha_marketing
 8
       WHERE orcamento IS NOT NULL
 9
       GROUP BY canais_divulgacao
10 ) AS d
11 WHERE c.canais_divulgacao = d.canais_divulgacao
12
     AND c.orcamento IS NULL;
13 COMMIT;
14
15
Data Output Messages Notifications
WARNING: there is no transaction in progress
Query returned successfully in 186 msec.
```

Verificação de valores ausentes na coluna 'orcamento'



Verificação de valores ausentes na tabela.

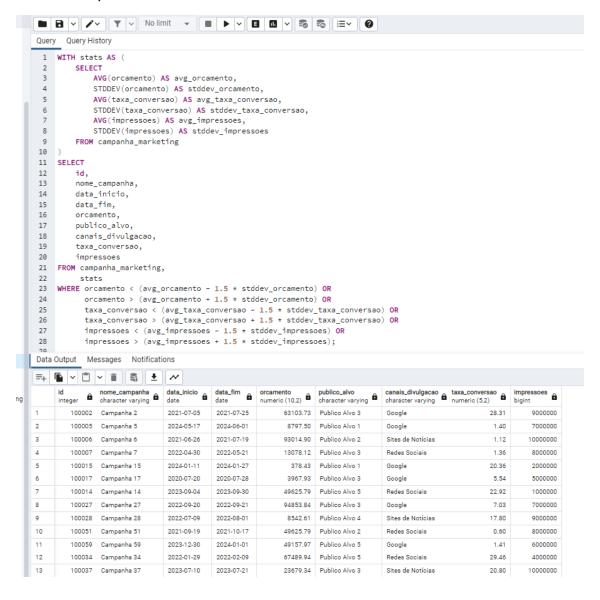


Não há mais valores ausentes na tabela.

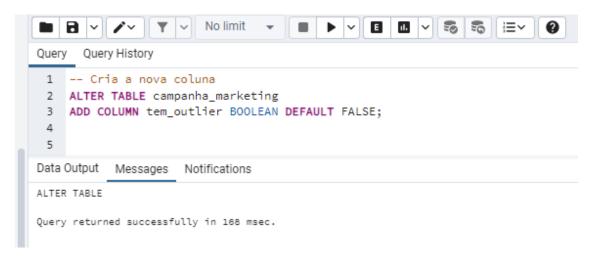
9.6 Tratamento de Outliers

Usando como estratégia de tratamento de outliers criando uma nova coluna e preenchê-la com True se houver outlier no registro e False caso contrário.

Identificando os outliers (na clausula 'where' são as regras de identificação de outliers):



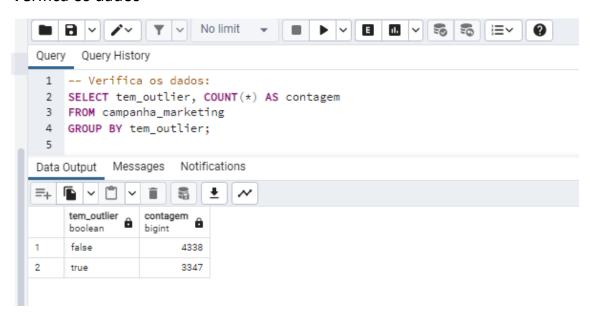
Cria a nova coluna



Carrega a nova coluna (na clausula 'where' são as regras de identificação de outliers)

```
1 -- Carrega a nova coluna (na clausula 'where' são as regras de identificação de outliers)
  2 WITH stats AS (
  3
        SELECT
            AVG(orcamento) AS avg_orcamento,
            STDDEV(orcamento) AS stddev_orcamento,
  5
          AVG(taxa_conversao) AS avg_taxa_conversao,
STDDEV(taxa_conversao) AS stddev_taxa_conversao,
AVG(impressoes) AS avg_impressoes,
  8
            STDDEV(impressoes) AS stddev_impressoes
        FROM campanha_marketing
 10
 11
 12 UPDATE campanha_marketing
 13 SET tem_outlier = TRUE
 14 FROM stats
 15 WHERE orcamento < (avg_orcamento - 1.5 * stddev_orcamento) OR
          orcamento > (avg_orcamento + 1.5 \times stddev_orcamento) OR
 16
 17
           taxa_conversao < (avg_taxa_conversao - 1.5 * stddev_taxa_conversao) OR
          taxa_conversao > (avg_taxa_conversao + 1.5 * stddev_taxa_conversao) OR
 18
 19
          impressoes < (avg_impressoes - 1.5 * stddev_impressoes) OR
 20
          impressoes > (avg_impressoes + 1.5 * stddev_impressoes);
 21 COMMIT;
 22
Data Output Messages Notifications
 WARNING: there is no transaction in progress
 COMMIT
 Query returned successfully in 179 msec.
```

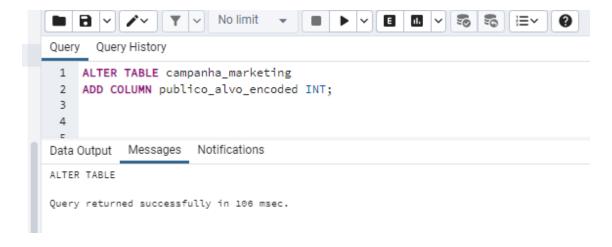
Verifica os dados



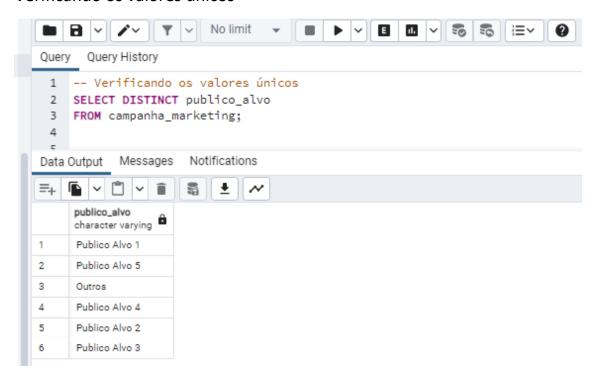
9.7 Label Encoding com Linguagem SQL

Aplicando label encoding na coluna publico_alvo e salvando o resultado em uma nova coluna chamada publico_alvo_encoded.

Criando uma nova coluna



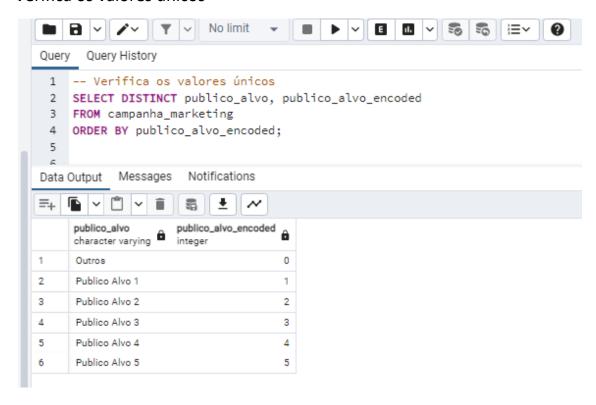
Verificando os valores únicos



Carrega a nova coluna

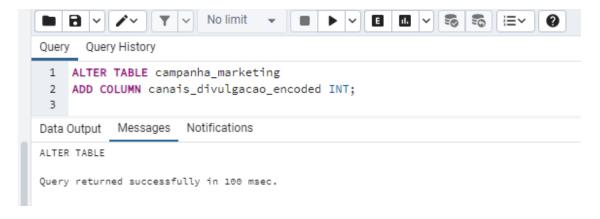
```
▼ ∨ No limit
                                       Query Query History
 1 -- Carrega a nova coluna
 2 UPDATE campanha_marketing
 3 SET publico_alvo_encoded =
 4
       CASE publico_alvo
           WHEN 'Publico Alvo 1' THEN 1
 5
           WHEN 'Publico Alvo 2' THEN 2
 7
          WHEN 'Publico Alvo 3' THEN 3
          WHEN 'Publico Alvo 4' THEN 4
8
          WHEN 'Publico Alvo 5' THEN 5
9
           WHEN 'Outros' THEN 0
10
           ELSE NULL
11
12
       END;
13 COMMIT;
Data Output Messages Notifications
WARNING: there is no transaction in progress
COMMIT
Query returned successfully in 136 msec.
```

Verifica os valores únicos

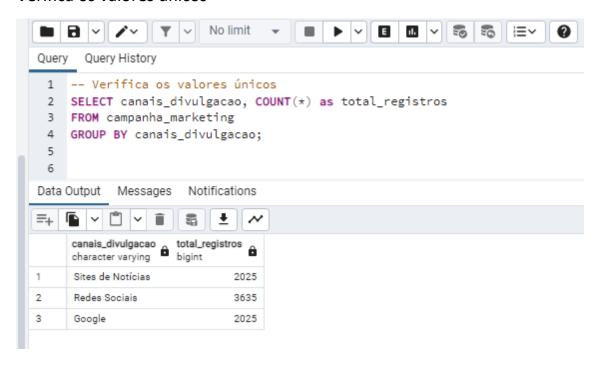


Aplicando label encoding na coluna canais_divulgacao e salvando o resultado em uma nova coluna chamada canais_divulgacao_encoded.

Cria a nova coluna



Verifica os valores únicos

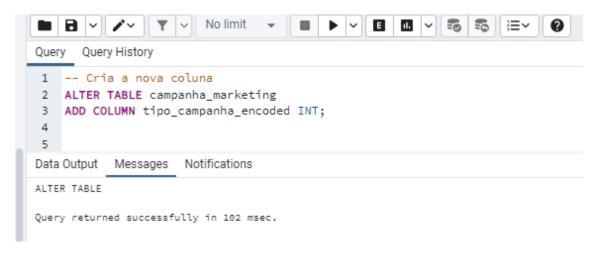


Carrega a nova coluna

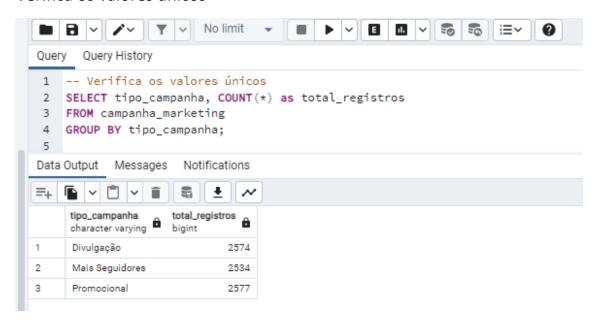
```
▼ ∨ No limit
                                ▼ ■ ▶ ▼ ■ ■ ▼ □ ▼ □ ▼ □ □ ▼
Query Query History
1 -- Carrega a nova coluna
2 UPDATE campanha_marketing
3 SET canais_divulgacao_encoded =
       CASE canais_divulgacao
5
           WHEN 'Google' THEN 1
           WHEN 'Redes Sociais' THEN 2
6
7
           WHEN 'Sites de Notícias' THEN 3
           ELSE NULL
8
9
      END;
10 COMMIT;
11
Data Output Messages Notifications
WARNING: there is no transaction in progress
COMMIT
Query returned successfully in 213 msec.
```

Aplicando label encoding na coluna tipo_campanha e salvando o resultado em uma nova coluna chamada tipo_campanha_encoded.

Cria a nova coluna



Verifica os valores únicos



Carrega a nova coluna

```
▼ ∨ No limit
                                            Query
      Query History
1 -- Carrega a nova coluna
2 UPDATE campanha_marketing
3 SET tipo_campanha_encoded =
4
      CASE tipo_campanha
5
          WHEN 'Promocional' THEN 1
          WHEN 'Divulgação' THEN 2
6
7
          WHEN 'Mais Seguidores' THEN 3
8
           ELSE NULL
9
      END;
10 COMMIT;
11
Data Output Messages Notifications
WARNING: there is no transaction in progress
Query returned successfully in 141 msec.
```

Fazendo o drop das 3 colunas originais que foram codificadas

```
Query Query History

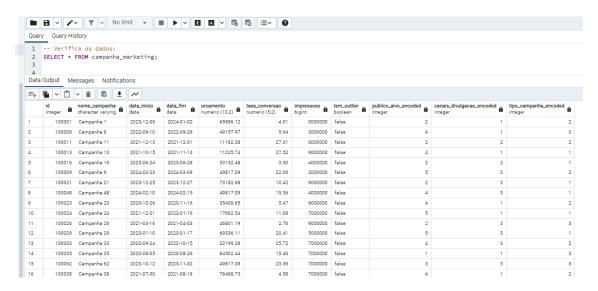
1 -- Fazendo o drop das 3 colunas originais que foram codificadas
2 ALTER TABLE campanha_marketing
3 DROP COLUMN publico_alvo,
4 DROP COLUMN canais_divulgacao,
5 DROP COLUMN tipo_campanha;
6
7

Data Output Messages Notifications

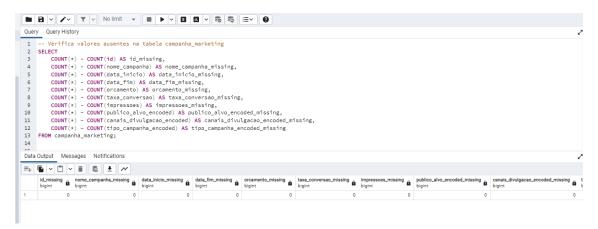
ALTER TABLE

Query returned successfully in 84 msec.
```

Verifica os dados:

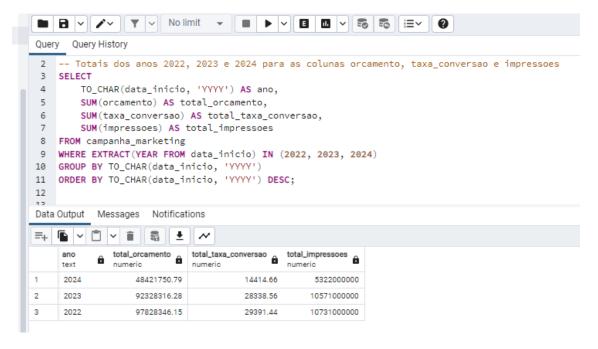


Verifica valores ausentes na tabela campanha_marketing



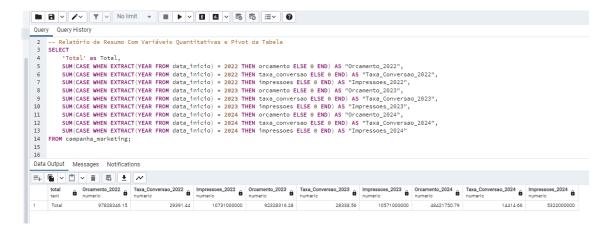
9.8 Relatório de Resumo com Variáveis Quantitativas

Relatório de Resumo Com Variáveis Quantitativas. Totais dos anos 2022, 2023 e 2024 para as colunas orcamento, taxa_conversao e impressões.



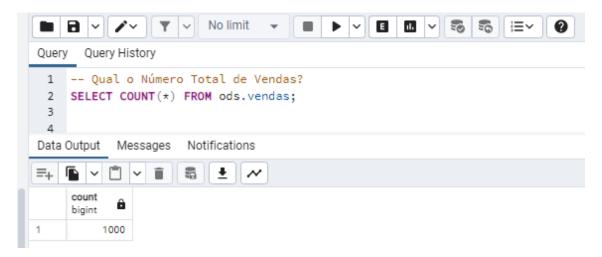
9.9 Relatório de Resumo com Variáveis Quantitativas e Pivot da Tabela

Relatório de Resumo Com Variáveis Quantitativas e Pivot da Tabela.



10 Análise de Dados com SQL

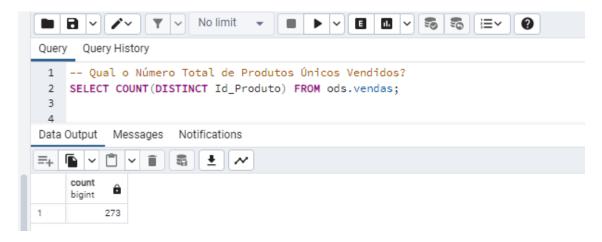
Qual o Número Total de Vendas?



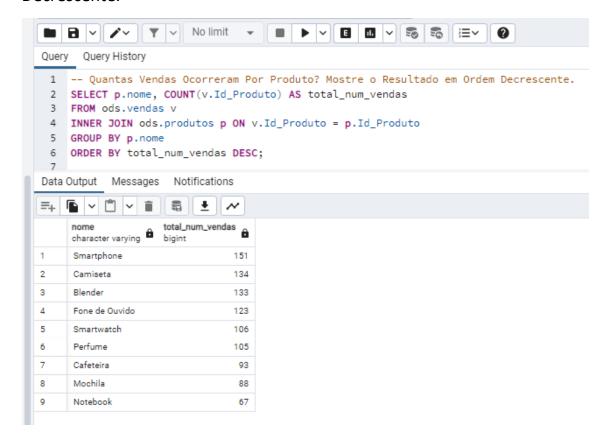
Qual a Média de Quantidade Vendida?



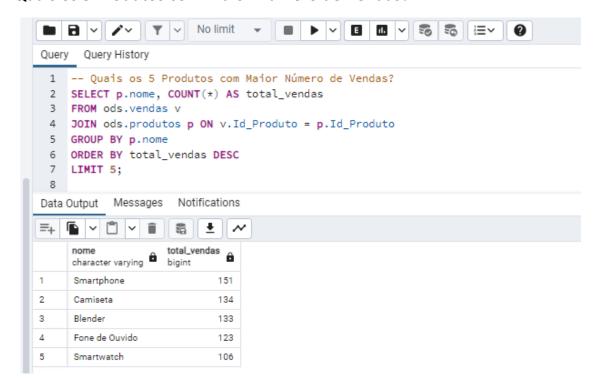
Qual o Número Total de Produtos Únicos Vendidos?



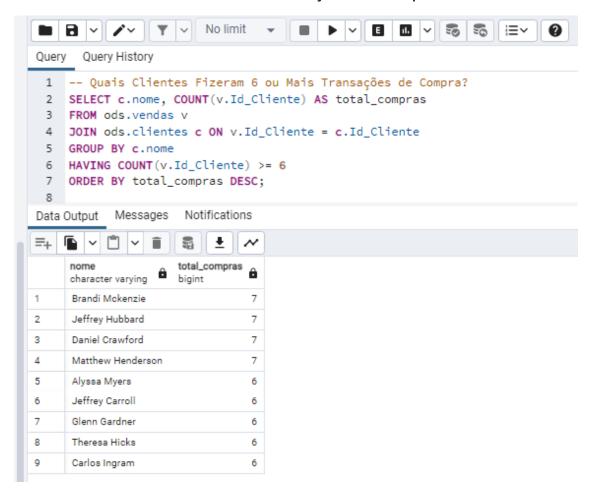
Quantas Vendas Ocorreram Por Produto? Mostre o Resultado em Ordem Decrescente.



Quais os 5 Produtos com Maior Número de Vendas?

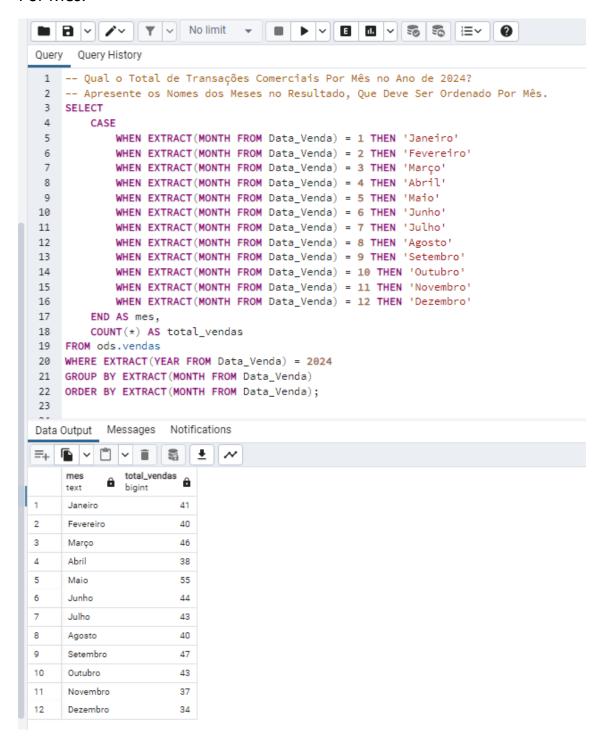


Quais Clientes Fizeram 6 ou Mais Transações de Compra?

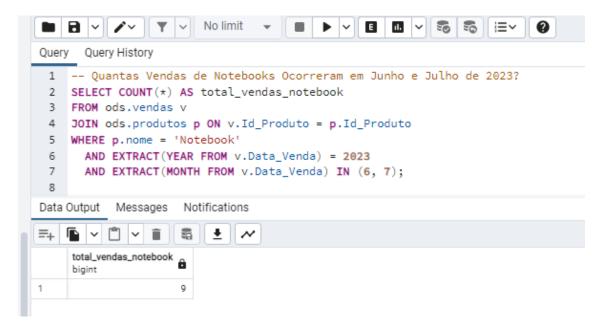


Qual o Total de Transações Comerciais Por Mês no Ano de 2024?

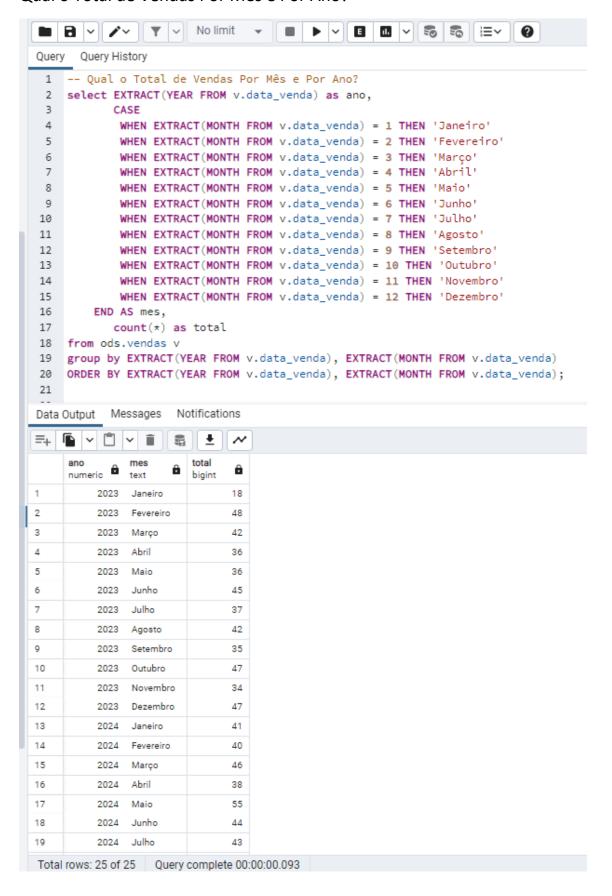
Apresente os Nomes dos Meses no Resultado, Que Deve Ser Ordenado Por Mês.



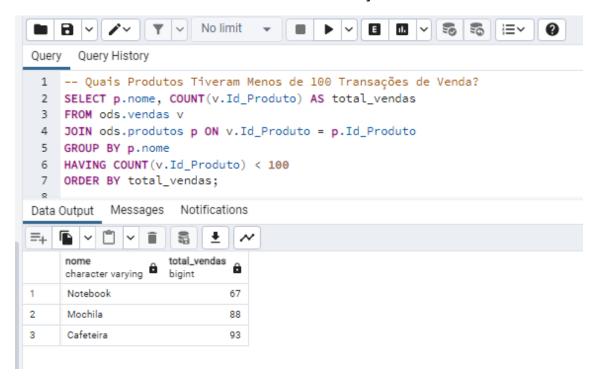
Quantas Vendas de Notebooks Ocorreram em Junho e Julho de 2023?



Qual o Total de Vendas Por Mês e Por Ano?



Quais Produtos Tiveram Menos de 100 Transações de Venda?

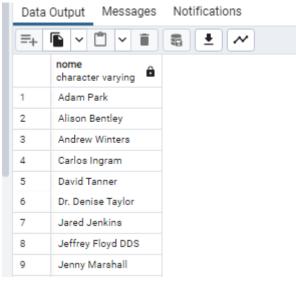


Quais Clientes Compraram Smartphone e Também Compraram Smartwatch?

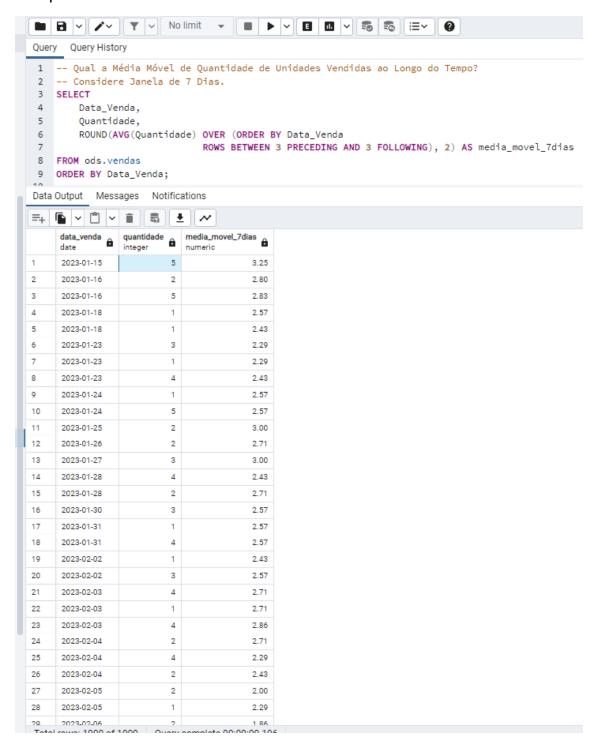
```
▼ ∨ No limit
                                                  E
                                                      1. 🗸
                                                                     | i≡ ~
Query Query History
  1 -- Subconsulta para clientes que compraram Smartphone
    WITH compradores_smartphone AS (
         SELECT v.Id_Cliente
  3
  4
         FROM ods.vendas v
  5
         JOIN ods.produtos p ON v.Id_Produto = p.Id_Produto
         WHERE p.nome = 'Smartphone'
  6
  7
         GROUP BY v.Id_Cliente
  8
  9
     -- Subconsulta para clientes que compraram Smartwatch
 10 compradores_smartwatch AS (
 11
        SELECT v.Id_Cliente
 12
        FROM ods.vendas v
         JOIN ods.produtos p ON v.Id_Produto = p.Id_Produto
 13
 14
         WHERE p.nome = 'Smartwatch'
         GROUP BY v.Id_Cliente
 15
 16 )
 17
    -- Seleciona clientes que estão em ambas as subconsultas
 18
    SELECT c.nome
     FROM ods.clientes c
 19
 20 WHERE c.Id_Cliente IN (
 21
         SELECT Id_Cliente FROM compradores_smartphone
 22
         INTERSECT
 23
         SELECT Id_Cliente FROM compradores_smartwatch
 24
 25 ORDER BY c.nome;
Data Output Messages Notifications
     nome
     character varying
     Adam Park
2
     Alison Bentley
3
     Andrew Winters
4
     Carlos Ingram
     David Tanner
5
     Dr. Denise Taylor
6
7
     Jared Jenkins
     Jeffrey Floyd DDS
8
9
     Jenny Marshall
10
     Jessica Schwartz
```

Quais Clientes Compraram Smartphone e Também Compraram Smartwatch, Mas Não Compraram Notebook?

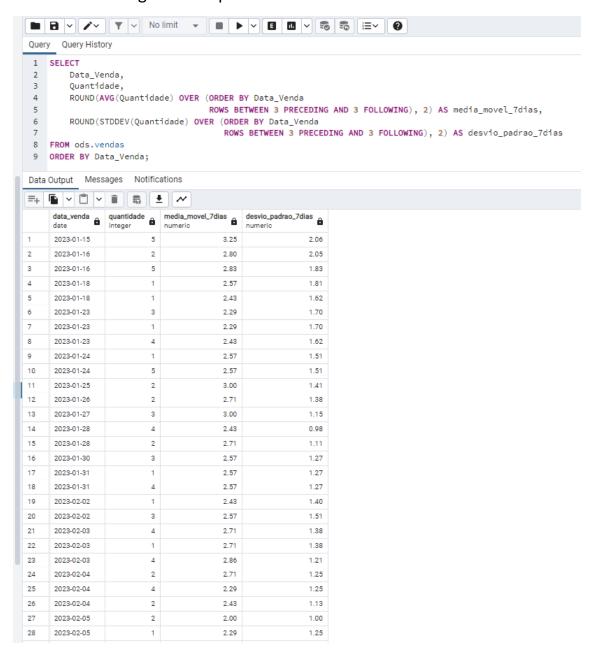
```
Query Query History
 1 -- Clientes que compraram Smartphone
 2 WITH clientes_smartphone AS (
 3
       SELECT Id_Cliente
 4
       FROM ods.vendas
       JOIN ods.produtos ON vendas.Id_Produto = produtos.Id_Produto
 5
       WHERE produtos.nome = 'Smartphone'
 6
 7
   -- Clientes que compraram Smartwatch
 8
 9
   clientes_smartwatch AS (
       SELECT Id_Cliente
10
11
       FROM ods.vendas
12
       JOIN ods.produtos ON vendas.Id_Produto = produtos.Id_Produto
13
       WHERE produtos.nome = 'Smartwatch'
14
15
   -- Clientes que compraram Notebook
16
   clientes_notebook AS (
17
      SELECT Id_Cliente
18
       FROM ods.vendas
19
       JOIN ods.produtos ON vendas.Id_Produto = produtos.Id_Produto
20
       WHERE produtos.nome = 'Notebook'
21
22 -- Clientes que compraram Smartphone e Smartwatch, mas não compraram Notebook
23
   SELECT clientes.nome
24
   FROM ods.clientes
25 WHERE Id_Cliente IN (
26
       SELECT Id_Cliente FROM clientes_smartphone
27
       INTERSECT
28
       SELECT Id_Cliente FROM clientes_smartwatch
29 )
30 AND Id_Cliente NOT IN (
       SELECT Id_Cliente FROM clientes_notebook
31
32 );
33
```



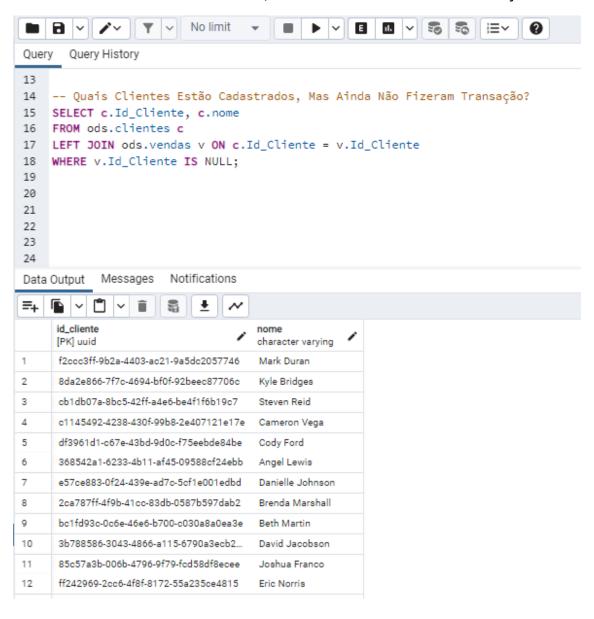
Qual a Média Móvel de Quantidade de Unidades Vendidas ao Longo do Tempo? Considere Janela de 7 Dias.



Qual a Média Móvel e Desvio Padrão Móvel de Quantidade de Unidades Vendidas ao Longo do Tempo? Considere Janela de 7 Dias.



Quais Clientes Estão Cadastrados, Mas Ainda Não Fizeram Transação?



11Conclusão

Em resumo, o SQL continua sendo uma ferramenta indispensável para análise de dados, capacitando profissionais a extrair, manipular e interpretar informações de maneira eficaz. Ao longo deste artigo, exploramos técnicas avançadas de SQL, demonstrando como suas capacidades podem ser aplicadas na prática para beneficiar decisões estratégicas e operacionais.

Dominar SQL não é apenas uma habilidade técnica, mas uma vantagem competitiva significativa em um mercado cada vez mais orientado por dados. À medida que avançamos para o futuro da análise de dados, novas tecnologias e abordagens continuarão a moldar o cenário. É essencial manter-se atualizado e adaptar-se às mudanças para aproveitar ao máximo o potencial do SQL e das ferramentas relacionadas.

Portanto, convido a todos a explorar mais profundamente as possibilidades oferecidas pelo SQL e a aplicar esses conhecimentos em suas próprias jornadas de análise de dados.

12 Referências

TANIMURA, Cathy. *SQL for Data Analysis: Advanced Techniques for Transforming Data Into Insights*. Sebastopol, CA, United States: O'Reilly Media, 2021.