



HANDS-ON LAB

Gabriel Caballeria

Sr. Solutions Engineer

gabriel.caballeria@databricks.com





Hands-On Labs

Engenharia de Dados com Databricks



Apresentação do Time Databricks



**Gabriel
Caballeria**

Solutions Architect
DATABRICKS



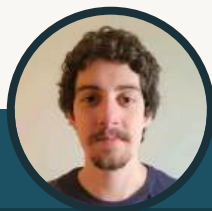
**Luis
Assunção**

Solutions Architect
DATABRICKS



**Juliandro
Figueiró**

Solutions Architect
DATABRICKS



**Vinicius
Marques**

Solutions Engineer
DATABRICKS



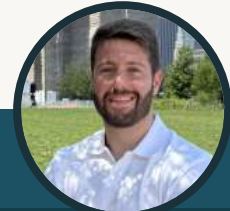
**Daniel
Baraldi**

Solutions Architect
DATABRICKS



**Jean
Ertzogue**

Account Executive
DATABRICKS



**André
Barbosa**

Account Executive
DATABRICKS





Hands-On Labs

Engenharia de Dados com Databricks



Antes de Começar

1) WI-FI: **databricks-guest**

Senha: **DiscoverLakehouse**

2) Testem seus acessos na plataforma DATABRICKS.

3) Todos os exercícios estão no LINK abaixo:

https://github.com/Databricks-BR/lab_outubro_2025





Hands-On Labs

Engenharia de Dados com Databricks



AGENDA

1	Visão geral do Workshop	20 min	090 às 09:20
2	LAB 01 - Carregando os Dados	20 min	09:20 às 09:40
3	DEMO 01 - Conectando dados com Lakeflow Connect	30 min	09:40 às 10:10
4	LAB 02 - Lakeflow Declarative Pipelines	30 min	10:10 às 10:40
5	LAB 03 - Lakeflow Jobs	20 min	10:40 às 11:10
6	Kahoot	30 min	11:10 às 11:40

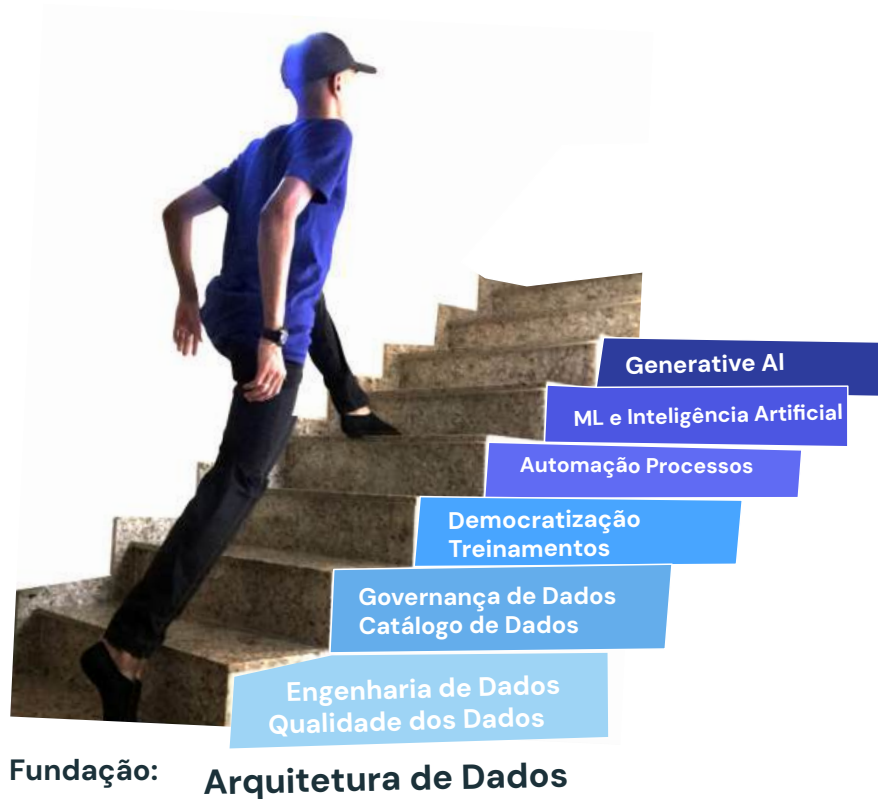




Jornada de Dados

É importante ter uma "fundação" que esteja preparada para o crescimento da empresa e dos novos projetos.

Não dá para pular STEPs.



Lakeflow
Ingestão,
ETL,
Transmissão



Databricks
SQL
Data
Warehousing



AI/BI
Business
Intelligence



Mosaic AI
Inteligência
Artificial



Conhecimento dos seus dados



Unity Catalog

**Seus dados armazenados em um
formato de lakehouse aberto e
amplamente acessível**

Lakeflow

Fluxo de dados confiável e
automatizado
de
sistemas de registro

Lakeflow
Ingestão,
ETL,
Transmissão



Databricks
SQL
Data
Warehousing



AI/BI
Business
Intelligence



Mosaic AI
Inteligência
Artificial



Conhecimento dos seus dados



Unity Catalog

**Seus dados armazenados em um
formato de lakehouse aberto e
amplamente acessível**

Obtenha os dados corretos sem o incômodo



databricks Lakeflow

Connect



**Conecte facilmente
as principais fontes
de dados**



Azure Data Lake
Storage



Google Cloud
Storage



AWS S3 Cloud
Storage

ORACLE
DATABASE



PostgreSQL

MySQL



SQL Server



salesforce



workday



Google
Analytics

servicenow



Google
Ads

ORACLE
NETSUITE



SharePoint



Dynamics 365

Declarative Pipelines

(Anteriormente DLT)



**Pipelines de dados
confiáveis facilitadas**

Jobs

(Anteriormente Workflows)

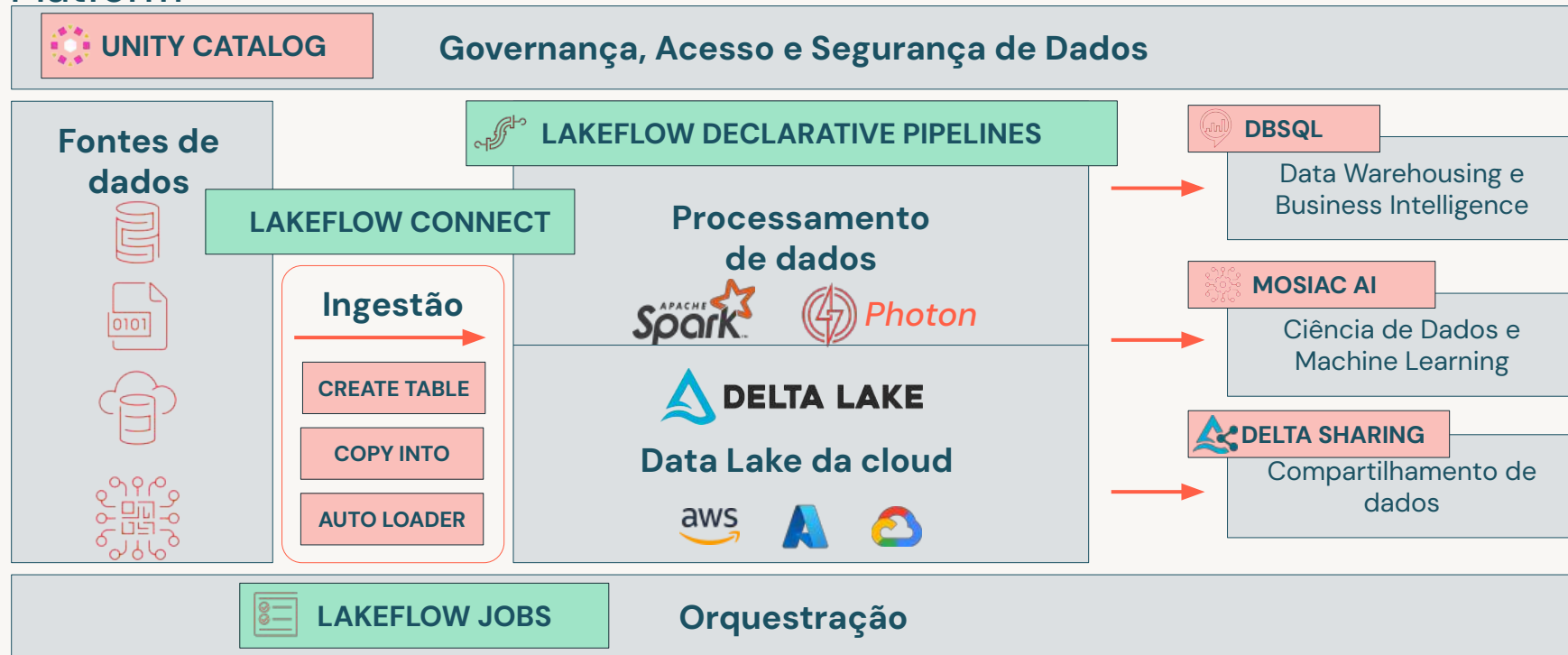


**Orquestração
unificada para
análises e IA**





Simplifique a engenharia de dados usando a Databricks Data Intelligence Platform





Usando Databricks para engenharia de dados

Visão geral do Lakeflow Connect



O que é o Lakeflow Connect?

Lakeflow Connect – Visão geral dos conectores



Carregar arquivos

- Carregando arquivos locais para Databricks
 - Carregar um arquivo em um volume
 - Criar uma tabela a partir de um arquivo local



Conectores padrão

Ingerir dados no lakehouse usando várias fontes e métodos:

Fontes suportadas:

- Armazenamento de objetos em cloud
- Kafka
- Outras Fontes

Métodos de ingestão:

- Lote
- Lote incremental
- Transmissão



Conectores gerenciados

Ingestão de dados no lakehouse de:

- Aplicativos de software como serviço (SaaS)
- Bancos de dados

Aproveite leituras **incrementais** eficientes e gravações para tornar a ingestão de dados mais rápida, escalável e econômica



Lakeflow Connect – Conectores gerenciados

Conectores de ingestão nativos eficientes



Sem código, design de
baixa manutenção

Pipelines seguros e
saudáveis

Alta escala,
alto desempenho





Hands-On Labs

Democratizando dados com Databricks

LABORATÓRIO 1

Carregando os dados...

https://github.com/Databricks-BR/lab_outubro_2025





Databricks-BR / lab_outubro_2025



Code



Issues



Pull requests



Actions



Projects



lab_outubro_2025

lab_outubro_2025 / Files /



Databricks-BR and Databricks-BR update files

Name

Last commit message



..



incremental

update files



initial

update files

lab_outubro_2025

Files

/ initial



Databricks-BR and Databricks-BR update files

Name

Last commit message



..



customers_cdc

update files



maintenance_logs

update files



rides

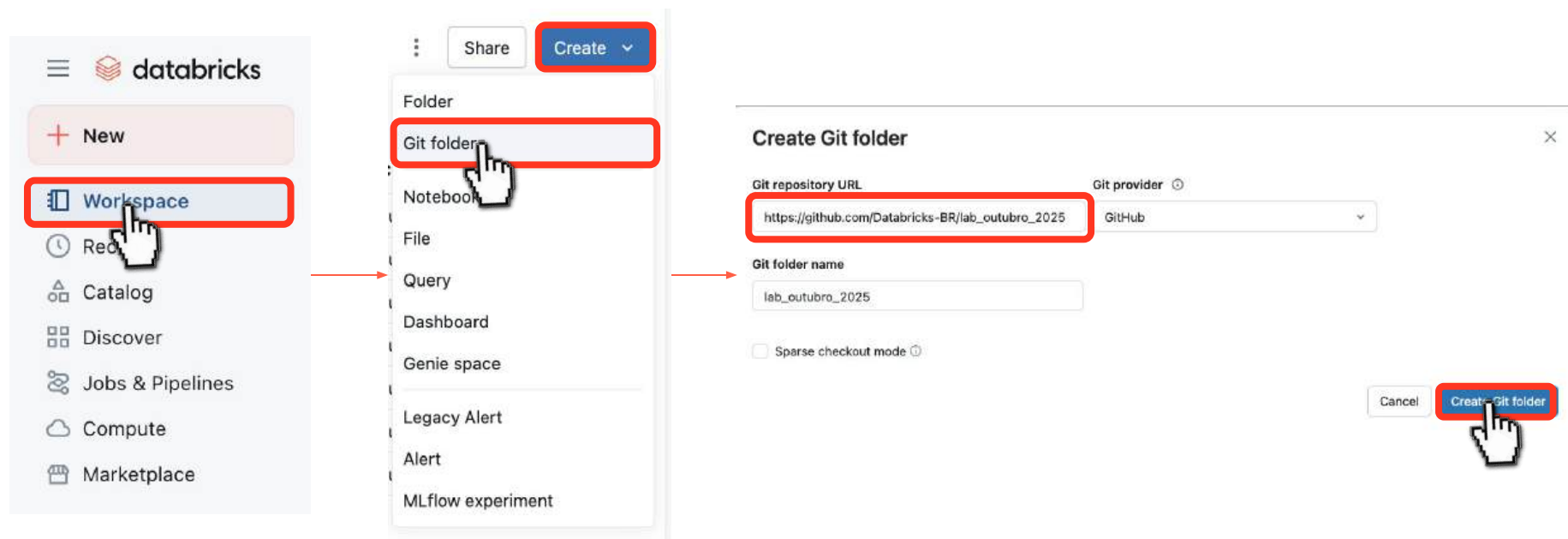
update files



weather

update files

Passo 1 – Importar o Notebook



`https://github.com/Databricks-BR/lab_outubro_2025`





Usando Databricks para engenharia de dados

Visão geral do Lakeflow Connect



O que é o Lakeflow Connect?

Lakeflow Connect – Visão geral dos conectores



Carregar arquivos

- Carregando arquivos locais para Databricks
 - Carregar um arquivo em um volume
 - Criar uma tabela a partir de um arquivo local



Conectores padrão

Ingerir dados no lakehouse usando várias fontes e métodos:

Fontes suportadas:

- Armazenamento de objetos em cloud
- Kafka
- Outras Fontes

Métodos de ingestão:

- Lote
- Lote incremental
- Transmissão



Conectores gerenciados

Ingestão de dados no lakehouse de:

- Aplicativos de software como serviço (SaaS)
- Bancos de dados

Aproveite leituras **incrementais** eficientes e gravações para tornar a ingestão de dados mais rápida, escalável e econômica



Lakeflow Connect – Conectores gerenciados

Conectores de ingestão nativos eficientes



Sem código, design de
baixa manutenção

Pipelines seguros e
saudáveis

Alta escala,
alto desempenho





Hands-On Labs

Democratizando dados com Databricks

DEMO 01

Conectando dados com Lakeflow Connect

https://github.com/Databricks-BR/lab_outubro_2025



Passo 1 – Instruções da Demo



The screenshot displays the Databricks workspace interface. On the left, a sidebar contains navigation links: New, Workspace, Recents, Catalog, Jobs & Pipelines, Compute, Discover, Marketplace, SQL, SQL Editor, Queries, Dashboards, Genie, Alerts, and Query History. A hand cursor points to the 'Workspace' link. The main area shows a file explorer for the 'lab_outubro_2025' workspace, listing folders (Files, Includes, transformations) and files (00_setup, 00_variaveis, 01 - Data Ingestion with Lakeflow Connect, 02 - Developing a Simple Pipeline, 02a-Tour do Pipeline, README.md). A hand cursor points to the file '01 - Data Ingestion with Lakeflow Connect'. The notebook interface is open, showing the Databricks logo, 'Hands-On Labs', and the title 'Engenharia de Dados com Databricks'. The notebook content displays the title '1 - Ingestão de Dados com LakeFlow Connect'.

01 - Data Ingestion with Lakeflow Connect

File Edit View Run Help Python Tabs: ON main Last edit was 3 hours ago

databricks

Hands-On Labs

Engenharia de Dados com Databricks

1 - Ingestão de Dados com LakeFlow Connect



Workspace

lab_outubro_2025

- Files
- Includes
- trans Includes ions
- 00_setup
- 00_variaveis
- 01 - Data Ingestion with Lakeflow C...
- 02 - Developing a Simple Pipeline
- 02a-Tour do Pipeline
- README.md

02a-Tour do Pipeline

File Edit View Run Help Py

Criando nossa

Veja [gold.sql](#) para ver cor

Analisando se

Você tem tudo o que prec

Workspace

02a-Tour do Pipeline

Includes

- images
- Bike_Rental_Business_Insights

Bike_Rental_Business_Insights

02a-Tour do Pipeline

File Edit View Run Help Py

Criando nossa

Veja [gold.sql](#) para ver cor





PERGUNTAS





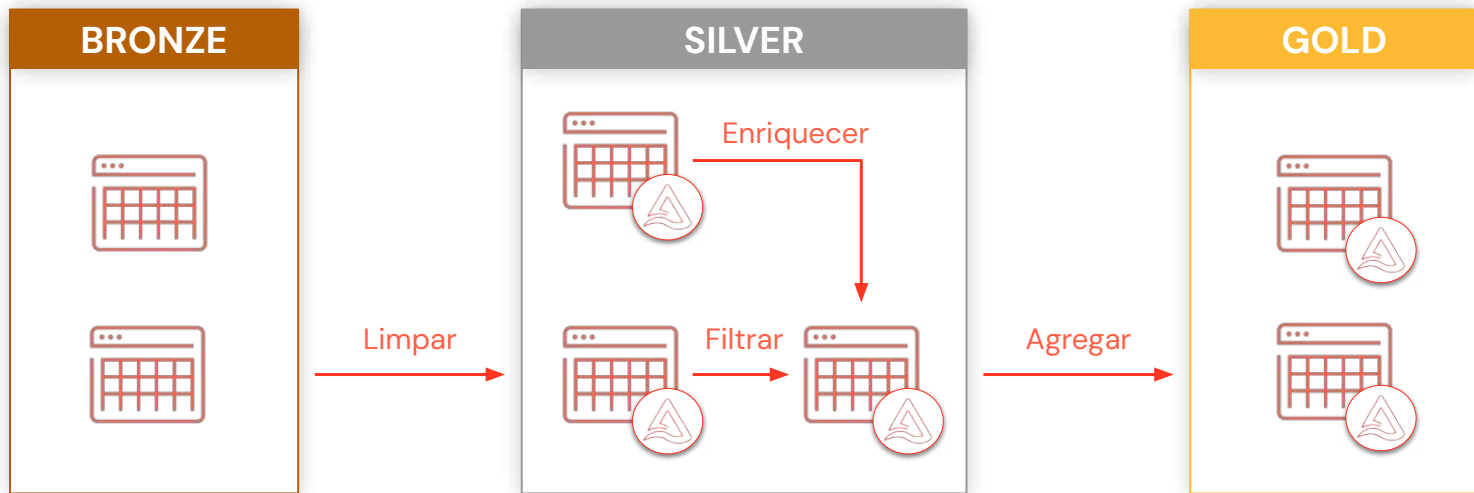
Usando Databricks para engenharia
de dados

Visão geral do Lakeflow Declarative Pipelines



Pipelines declarativos do Lakeflow

Pipeline declarativos com incrementalização automática



Criação
simplificada

Otimizações
inteligentes

Lote e
transmissão

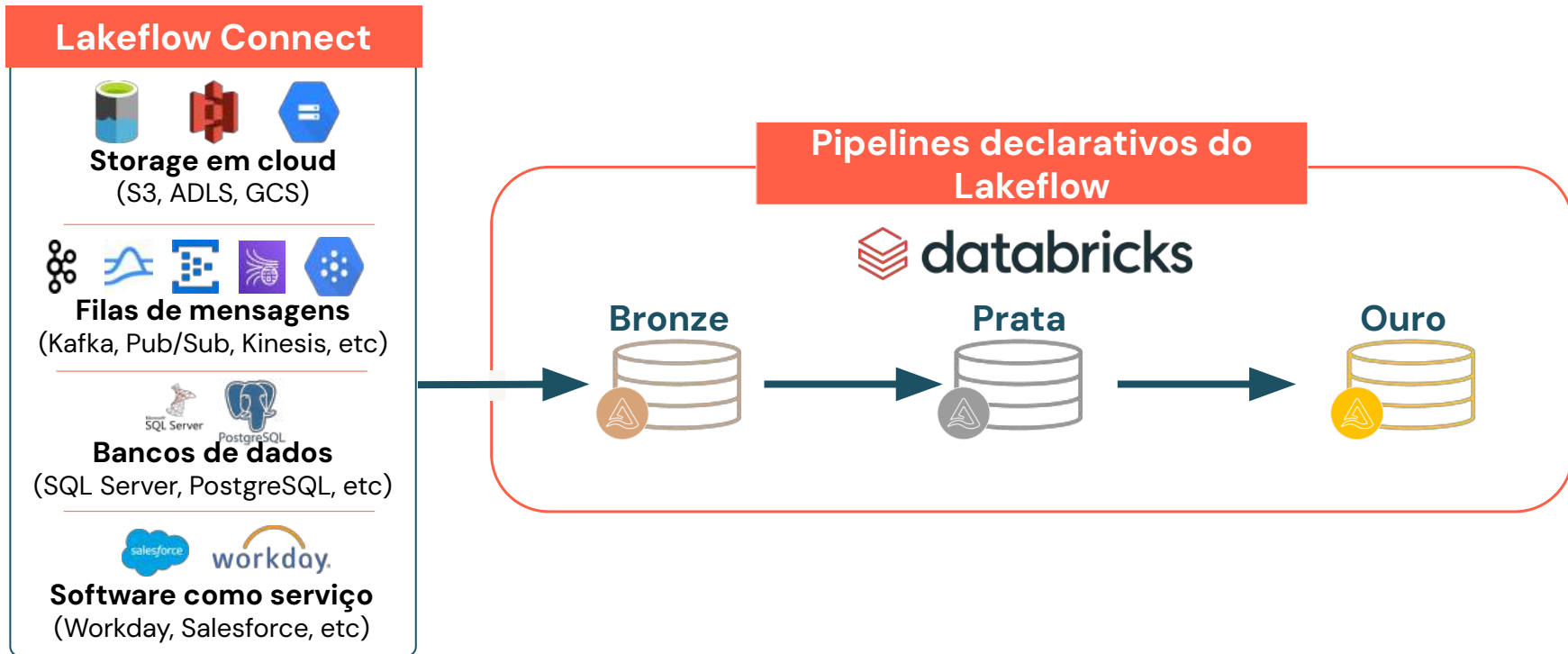
Visão geral da transformação de dados

Arquitetura Medallion (Multi Hop)



O que são Pipelines Declarativos do Lakeflow?

Conectando-se a fontes de dados



O que são Pipelines Declarativos do Lakeflow?

Apresentando Pipelines Declarativos: Pipelines de dados confiáveis simplificados

- **Criação simplificada de pipelines**

Declare facilmente a ingestão e as transformações de dados com **SQL** ou **Python** e deixe que os pipelines declarativos do Lakeflow lidem com o resto!

- **Operações inteligentes em escala**

O **escalonamento** e a **recuperação** automatizados melhoram a confiabilidade e reduzem a manutenção.

- **Lote e transmissão unificados**

Os pipelines se adaptam perfeitamente a **cargas de trabalho quase em tempo real e em lote**, otimizando o desempenho e o custo.

The screenshot displays the Lakeflow ETL Pipeline editor. The interface is divided into several sections:

- Left Panel:** Shows the 'Pipeline configuration' and 'Pipeline assets'. Under 'Pipeline assets', there is a tree view with 'Demo Pipeline' expanded, showing sub-items like 'explorations', 'sample_exploration', 'transformations', 'sample_trips_demo_pipeline.sql', 'sample_zones_demo_pipeline.sql', and 'README.md'.
- Center Panel:** Displays the 'sample_trips_demo_pipeline.sql' file in the 'ETL Pipeline editor'. The SQL code defines a sample transformation, edits the sample, and creates a materialized view. The code is as follows:

```
1 -- This file defines a sample transformation.  
2 -- Edit the sample below or add new transformations  
3 -- using "+ Add" in the file browser.  
4  
5 CREATE MATERIALIZED VIEW sample_trips_demo_pipeline AS  
6 SELECT  
7   pickup_zip,  
8   fare_amount  
9 FROM samples.nyctaxi.trips  
10
```
- Right Panel:** Shows the 'Pipeline graph' with two materialized views: 'sample_trips_demo_pipeline' and 'sample_zones_demo_pipeline'. Arrows indicate the data flow between them.
- Bottom Panel:** A 'Tables' section with a table listing the materialized views. The table has columns: Name, Catalog, Schema, Type, Duration, Write, Expectations, Drop, Fail %, and Flows.

Name	Catalog	Schema	Type	Dura...	Writ...	Expectations	Drop...	Fail %	Flows
sample_trips_demo_pipeline	labuser1043...	default	Materialized...	7s	-	Not defined	0	-	1
sample_zones_demo_pipeline	labuser1043...	default	Materialized...	4s	-	Not defined	0	-	1

At the bottom of the interface, there is a status bar showing the date and time (5/29/2025, 5:20:33 PM), a refresh button, and a link to 'Query performance'.





Hands-On Labs

Democratizando dados com Databricks

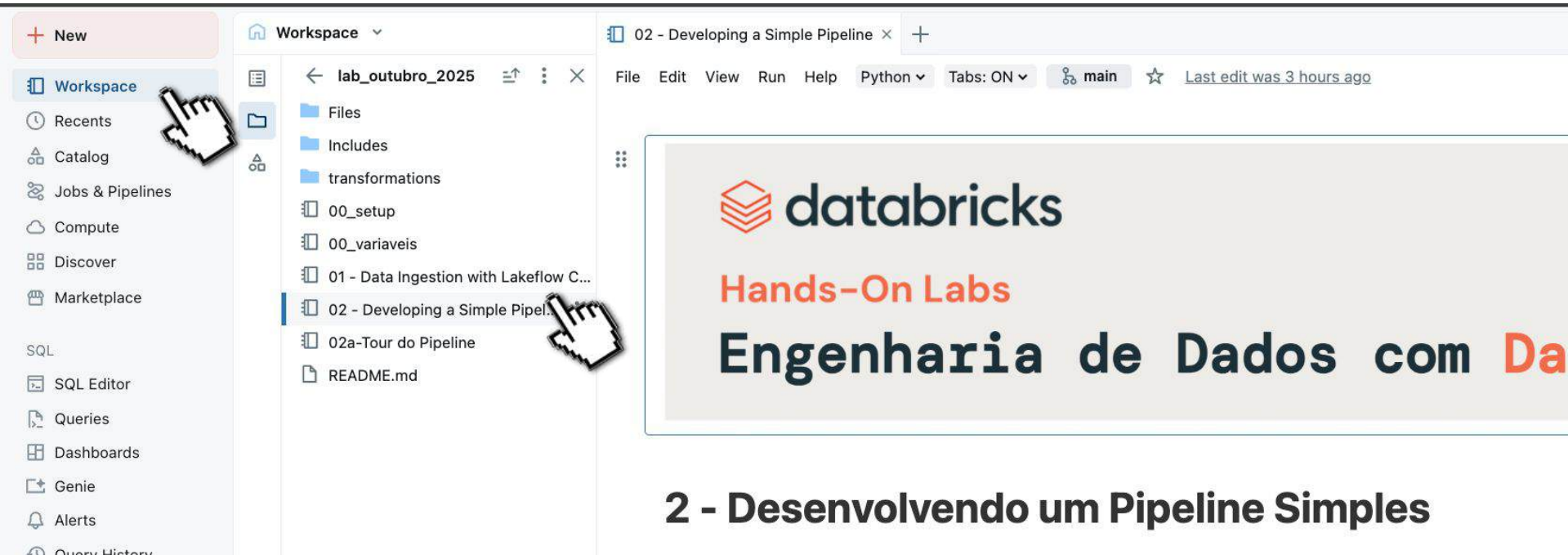
LABORATÓRIO 02

Lakeflow Declarative Pipelines

https://github.com/Databricks-BR/lab_outubro_2025



Passo 1 – Instruções da Demo



The screenshot displays the Databricks workspace interface. On the left, a sidebar contains navigation options: 'New', 'Workspace' (highlighted with a hand cursor), 'Recents', 'Catalog', 'Jobs & Pipelines', 'Compute', 'Discover', 'Marketplace', 'SQL', 'SQL Editor', 'Queries', 'Dashboards', 'Genie', 'Alerts', and 'Query History'. The main area shows a file explorer for the workspace 'lab_outubro_2025', with a hand cursor pointing to the file '02 - Developing a Simple Pipeline'. The notebook editor on the right shows the title '02 - Developing a Simple Pipeline' and a menu bar with 'File', 'Edit', 'View', 'Run', 'Help', 'Python', 'Tabs: ON', and 'main'. The notebook content displays the Databricks logo, 'Hands-On Labs', and the title 'Engenharia de Dados com Da'.

2 - Desenvolvendo um Pipeline Simples



Passo 2 – Conectar o recurso de "compute"



The screenshot shows the Databricks workspace interface. At the top, there's a tab labeled '02 - Developing a Simple Pipeline'. Below the tab, the top navigation bar includes 'File', 'Edit', 'View', 'Run', 'Help', a language dropdown set to 'Python', 'Tabs: ON', a 'main' branch selector, and a star icon. To the right of these are buttons for 'Run all', 'Connected' (highlighted with a mouse cursor), and 'Schedule'. A dropdown menu is open from the 'Connected' button, showing 'Connected' and 'Serverless' options, with a 'Go to last run' link. Below this, a 'Recent resources' section lists 'Field Eng Shared UC LTS Cluster' with details '16.4 LTS • 6 workers'.

SELECIONE COMPUTE CLÁSSICO OU SERVERLESS

Antes de executar as células neste notebook, selecione seu cluster de compute **Clássico** ou **Serverless**. O **Serverless** está disponível em alguns notebooks.

Siga estas etapas para selecionar o compute desejado:

1. No canto superior direito do notebook, clique no menu suspenso de compute.
2. Selecione **Serverless** para usar compute serverless, ou selecione seu cluster **Clássico** se preferir.
3. Se o cluster clássico não estiver listado:
 - Clique em **Mais** no menu suspenso.
 - Na janela pop-up **Anexar a um recurso de computação existente**, selecione o cluster desejado no primeiro menu.
4. Se o cluster clássico estiver encerrado, reinicie-o:
 - No painel de navegação à esquerda, clique com o botão direito em **Compute** e selecione *Abrir em nova guia*.
 - Clique no ícone de triângulo ao lado do nome do cluster para iniciá-lo.
 - Aguarde até que o cluster esteja em execução e repita os passos acima para selecioná-lo.

NOTA: Você pode alternar entre **Clássico** e **Serverless** a qualquer momento, conforme a necessidade do laboratório.



Passo 3 – Defina as variáveis do ambiente



The screenshot displays the Databricks workspace interface. On the left, the 'Workspace' sidebar is visible, showing a file tree for the 'lab_outubro_2025' workspace. The file tree includes 'Files', 'Includes', 'transformations', '00_setup', '00_variaveis', '01 - Data Ingestion with La', '02 - Developing a Simple Pipe', '02a-Tour do Pipeline', and 'README.md'. A hand cursor points to the '00_variaveis' folder. The main area shows the '02 - Developing a Simple Pipeline' notebook. The notebook has two tabs: '02 - Developing a Simple Pipeline' and '00_variaveis'. The '00_variaveis' tab is active, showing a code cell with the following Python code:

```
1 %pip install gitpython -q
2 dbutils.library.restartPython()

Note: you may need to restart the kernel using %restart_python or dbutils.library.restartPython() to use updated packages.

1 catalog_name = "academy"
2 schema_name = "labs_lakeflow"
3 volume = "raw_data"
4
5 vol_path = f"/Volumes/{catalog_name}/{schema_name}/{volume}"
```

A hand cursor points to the code cell. The notebook interface includes a top bar with 'File', 'Edit', 'View', 'Run', 'Help', 'Python', 'Tabs: ON', and 'main'.

Passo 4 – Setup dos Laboratórios

02 - Developing a Simple Pipeline × +

File Edit View Run Help Python ▾ Tabs: ON ▾ main ☆ Last edit was 3 hours ago

A. Lab Setup

Run the following cell to configure your working environment for this course.

Run cell (⌘ + Enter)



✓ 1 minute ago (20s)

5

run `./00_setup`

Note: you may need to restart the kernel using `%restart_python` or `dbutils.library.restartPython()` to use updated packages.

```
catalog_name : academy
schema_name  : labs_lakeflow
volume       : raw_data
vol_path     : /Volumes/academy/labs_lakeflow/raw_data
```

```
DataFrame[]
```

```
True
```



Passo 4 – Setup dos Laboratórios



B. Desenvolvendo e Executando um Pipeline Declarativo Lakeflow com o Editor Multifile de Pipeline ETL

Este curso inclui um Pipeline Declarativo Lakeflow simples e pré-configurado para explorar e modificar. Nesta seção, iremos:

- Explorar o editor multifile de Pipeline ETL e a sintaxe SQL declarativa
- Modificar as configurações do pipeline
- Executar o Pipeline Declarativo Lakeflow e explorar as tabelas streaming e a view materializada.

1. Execute a célula abaixo e **copie o caminho** do output para o seu volume **academy.labs_lakeflow.raw_data**. Você precisará deste caminho ao modificar as configurações do seu pipeline.


Este caminho de volume contém os diretórios **customers_cdc**, **maintenance_logs**, **rides** e **weather**, que contêm os arquivos JSON brutos.

EXEMPLO DE CAMINHO: /Volumes/seu_catalog/labs_lakeflow/raw_data



```
✓ 04:05 PM (x1s) 8: Path to data source files
1 %python
2 print(vol_path)
/Volumes/academy/labs_lakeflow/raw_data
```

2. Neste curso, temos arquivos iniciais para você usar em seu pipeline. Esta demonstração utiliza a pasta **2 - Desenvolvendo um Projeto de Pipeline Simples**. Para criar um pipeline e adicionar ativos existentes para associá-lo a arquivos de código já disponíveis em seu Workspace (incluindo pastas do Git), complete o seguinte:

- a. Na barra de navegação à esquerda, selecione o ícone **Pasta**  para abrir a navegação do Workspace.
- b. Navegue até a pasta **Build Data Pipelines with Lakeflow Declarative Pipelines** (você pode já estar nela).
- c. **(LEIA POR FAVOR)** Para facilitar, abra este mesmo notebook em uma guia separada:
 - Clique com o botão direito no notebook na navegação à esquerda.
 - Selecione **Abrir em uma Nova Guia**.




Passo 5 – Primeira carga dos dados

C. Adicione Arquivos ao Armazenamento em Nuvem

1. Após explorar e executar o pipeline seguindo as instruções no arquivo `01-bronze.sql`, execute a célula abaixo para adicionar os primeiros arquivos ao seu volume em:
`/Volumes/seu_catalogo/seu_schema/raw_data`.

NOTA: Se você receber o erro `name 'carga_dos_dados' is not defined`, será necessário executar novamente o script de configuração do laboratório no início deste notebook para criar o objeto `carga_dos_dados`. Isso é necessário para referenciar corretamente o caminho e copiar o arquivo com sucesso.

Run cell (⌘ + Enter)



▶ Just now (8s)

11: Add a new JSON file to the data source

Python

```
1 %python
2 carga_dos_dados('initial')
```

> [See performance \(3\)](#)

Table +

	path	name	size	modificationTime
1	dbfs:/Volumes/academy/labs_lakeflow/raw_data/customers_cdc/	customers_cdc/	0	1758828307387
2	dbfs:/Volumes/academy/labs_lakeflow/raw_data/maintenance_logs/	maintenance_lo...	0	1758828307387
3	dbfs:/Volumes/academy/labs_lakeflow/raw_data/rides/	rides/	0	1758828307387
4	dbfs:/Volumes/academy/labs_lakeflow/raw_data/weather/	weather/	0	1758828307387

Obs.: Caso não possua conexão com o Github, os dados devem ser inseridos manualmente no Volume.



Passo 5a – Primeira carga dos dados

The screenshot illustrates the process of uploading data to a Databricks volume. It is divided into three main sections:

- Workspace Catalog:** On the left, the 'Catalog' sidebar shows the hierarchy: 'academy' > 'labs_lakeflow' > 'raw_data'. A context menu is open over the 'raw_data' folder, with 'Upload to volume' selected.
- File Explorer:** In the center, a file explorer window shows a list of files to be uploaded:

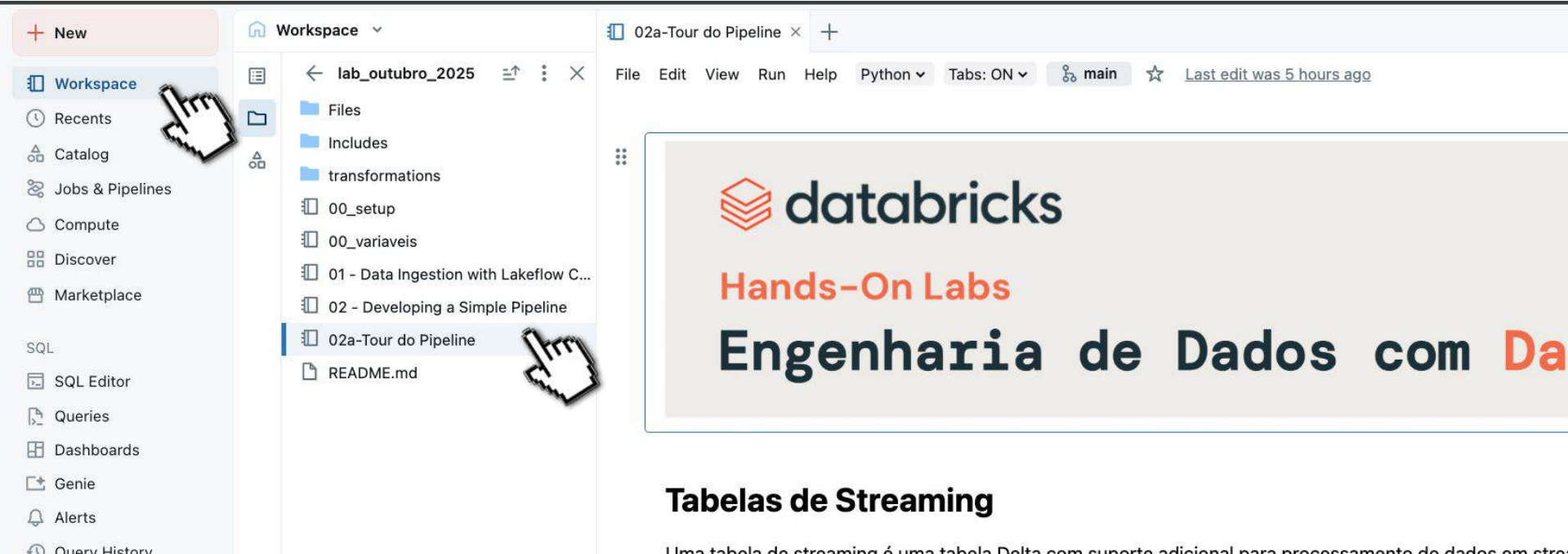
Name	Date Modified	Size	Kind
customers_cdc	Today at 19:32		Folder
maintenance_logs	Today at 19:32		Folder
rides	Today at 19:32		Folder
weather	Today at 19:32		Folder
- Upload files to volume dialog:** On the right, a dialog box titled 'Upload files to volume' is shown. It contains a list of files to be uploaded:

File Name	Action
.customers_cdc_2025-06-10.parquet.crc	[Trash]
.customers_cdc_2025-06-09.parquet.crc	[Trash]
customers_cdc_2025-06-09.parquet	[Trash]
customers_cdc_2025-06-10.parquet	[Trash]

The 'Destination path' is set to '/Volumes/academy/labs_lakeflow/raw_data'. An 'Upload' button is highlighted with a mouse cursor.



Passo 7 – Tour do pipeline



The screenshot shows the Databricks workspace interface. On the left sidebar, the 'Workspace' tab is selected, and the file explorer shows the directory structure for 'lab_outubro_2025'. The file '02a-Tour do Pipeline' is highlighted. The main editor area displays the Databricks logo and the title 'Engenharia de Dados com Da'.

Workspace

- Recents
- Catalog
- Jobs & Pipelines
- Compute
- Discover
- Marketplace
- SQL
 - SQL Editor
 - Queries
 - Dashboards
 - Genie
 - Alerts
 - Query History

lab_outubro_2025

- Files
- Includes
- transformations
 - 00_setup
 - 00_variaveis
 - 01 - Data Ingestion with Lakeflow C...
 - 02 - Developing a Simple Pipeline
 - 02a-Tour do Pipeline**
 - README.md

02a-Tour do Pipeline

File Edit View Run Help Python Tabs: ON main Last edit was 5 hours ago

databricks

Hands-On Labs

Engenharia de Dados com Da

Tabelas de Streaming

Uma tabela de streaming é uma tabela Delta com suporte adicional para processamento de dados em stream





PERGUNTAS





Usando Databricks para engenharia de dados

Orquestração unificada usando o Lakeflow Jobs



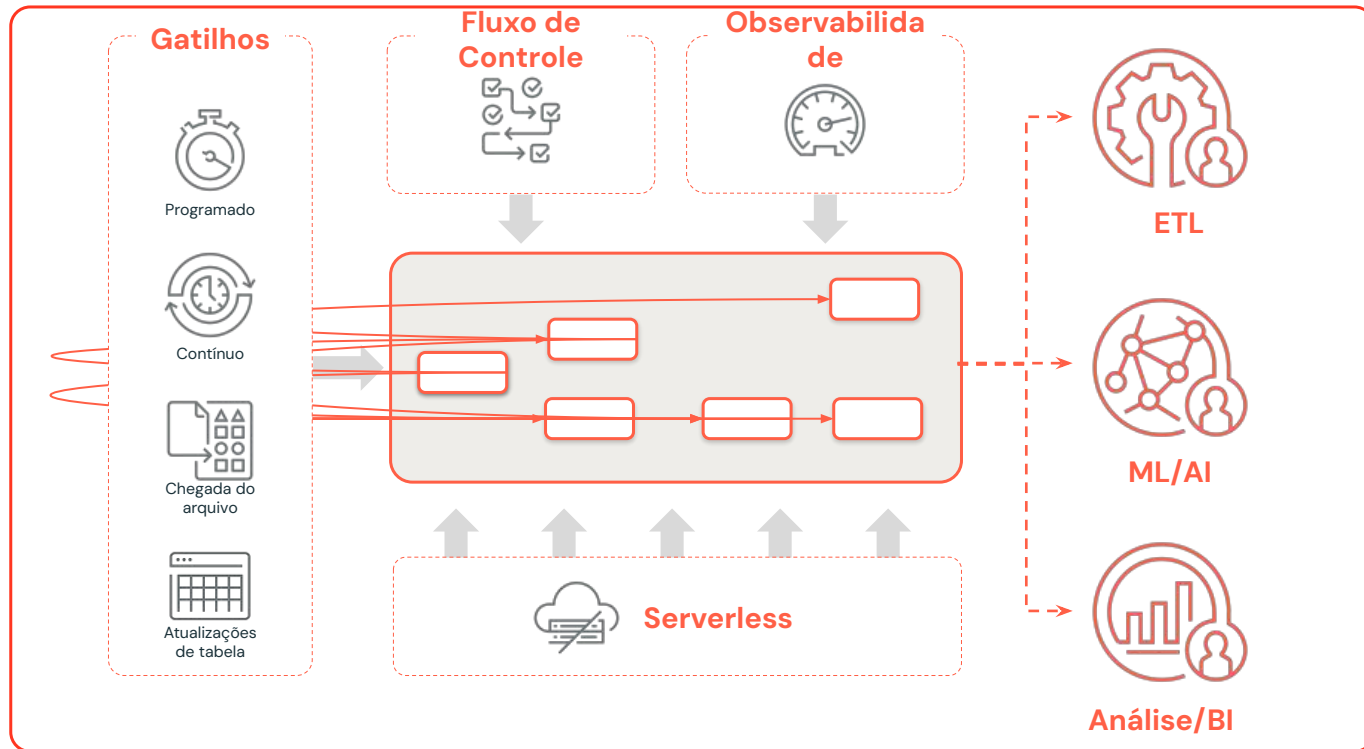
Lakeflow Jobs

Orquestração confiável para dados e IA

Automatize dados e
cargas de trabalho IA

Cargas de trabalho de
produção robustas

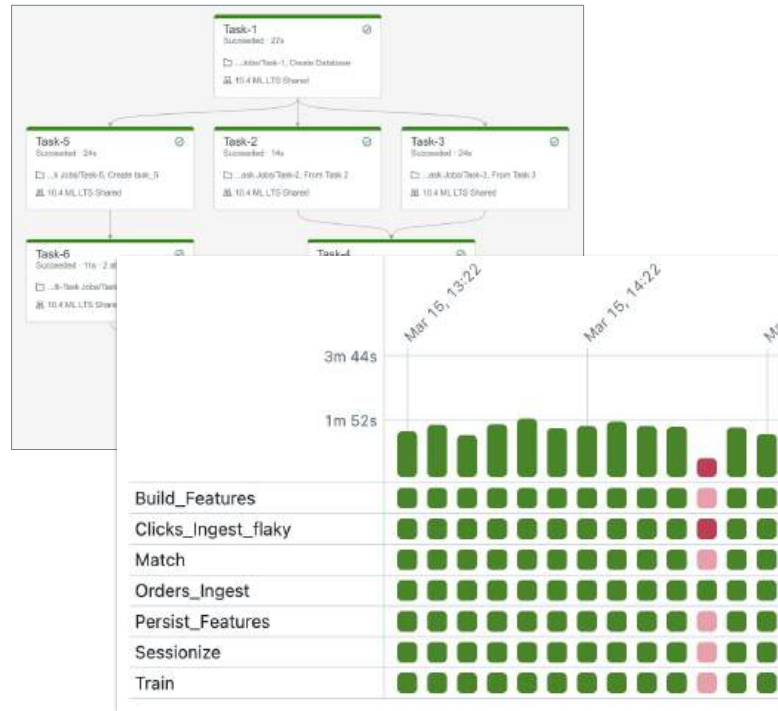
Identifique e corrija
rapidamente problemas
de produção



Orquestração unificada usando tarefas do Lakeflow

Databricks tem dois serviços principais de orquestração de tarefas

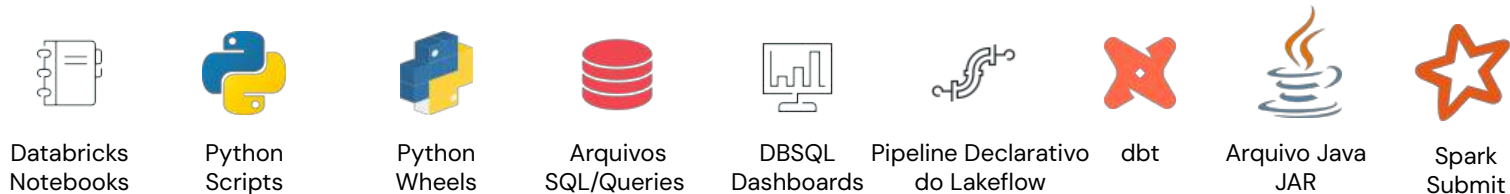
- Serviço de orquestração de tarefas de uso geral totalmente gerenciado e baseado em cloud para toda a plataforma.
- Para engenheiros de dados, cientistas de dados e analistas criarem dados confiáveis, análises e Lakeflow Jobs de IA usando Notebooks, Jobs para modelos SQL, ML e muito mais.
- Interface de apontar e clicar fácil de usar.
- Os pipelines declarativos do Lakeflow podem ser uma tarefa em um job do Lakeflow.



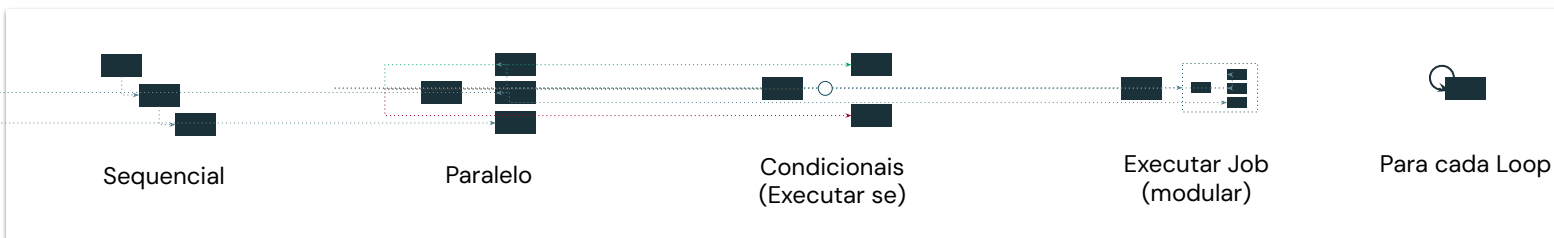
Blocos de construção de um Lakeflow Job

Uma unidade de orquestração em Databricks é chamada de Job.

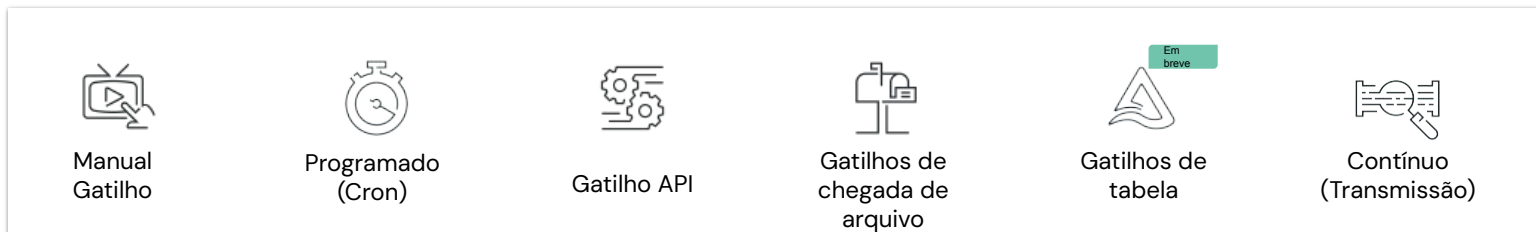
Os jobs consistem em uma ou mais **tarefas**



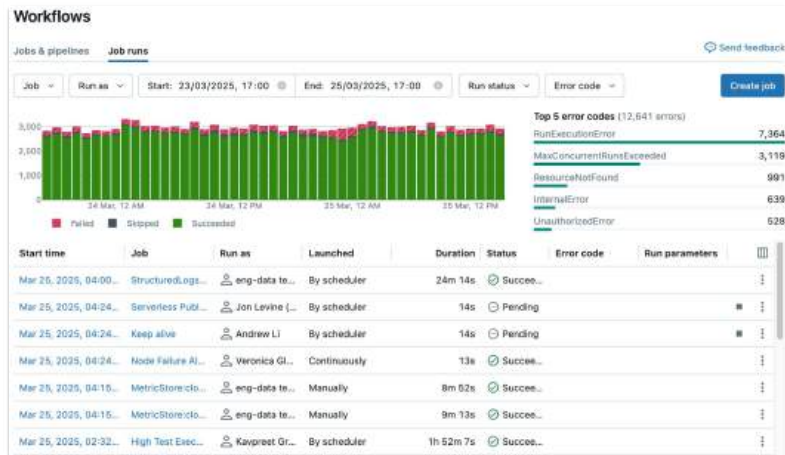
Os fluxos de controle podem ser estabelecidos entre as **tarefas**.



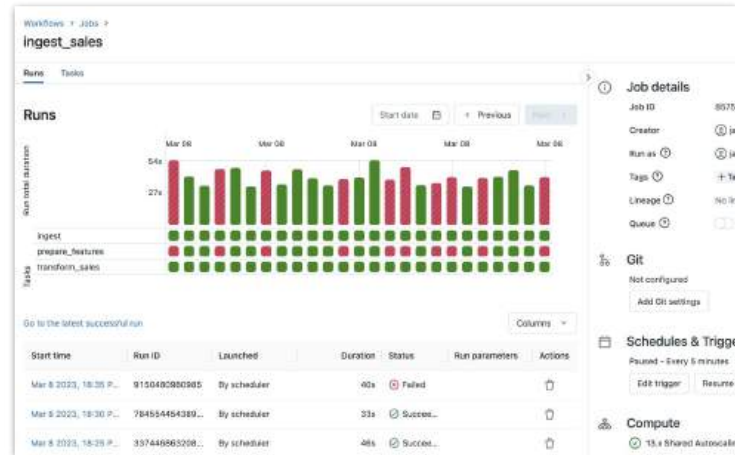
Jobs oferecem suporte a **gatilhos diferentes**



Percepções acionáveis a partir do monitoramento em tempo real



Uma interface de usuário de monitoramento simples e intuitiva fornece métricas em tempo real e análises detalhadas para cada execução de fluxo de trabalho



Faça uma busca detalhada para entender quais tarefas estão falhando e por quê. Solucione problemas antes que seus clientes sejam afetados

Observabilidade aprimorada para execuções de jobs

Perfil de query em tempo real para percepções de desempenho com histórica do Query

The screenshot displays the Databricks interface with a task timeline on the left and query execution details on the right.

Task Timeline:

- Task name:** ingest-pipeline (8:50:27 AM - 8:52:21 AM), is_AI_enabled (8:54:16 AM - 8:56:10 AM), query_DBRX_with_SQL (8:58:05 AM - 8:59:05 AM).
- query_DBRX_with_SQL details:**
 - create flagsh... (1.9s)
 - CREATE FUNCTION ... (6m 50s)
 - create table ... (11.2s)
 - USE SCHEMA data ... (1.1s)
 - DROP TABLE IF EX ... (0.4s)
 - CREATE TABLE fla ... (0.3s)
 - ALTER TABLE flag ... (1.1s)
 - UPDATE flagship ... (56.1s)
- email_exit_without_AI** (0s)
- update_downstream** (0s)

Query Source:

```
CREATE FUNCTION gen_flagship_description(
  district STRING,
  city STRING,
  ... 12 more lines
```

Query Source: > [Bakehouse ...hestration](#) / ... / [Bakehouse Flagship AI](#)

Wall-clock duration:

Total wall-clock duration		1 s 59 ms
Scheduling	137 ms	13%
Waiting for compute	0 ms	
Waiting in queue	137 ms	
Running	922 ms	87%
Optimizing query & pruning files	29 ms	
Executing	893 ms	

Start time: 2024-08-14 08:57:44.867 +02:00

End time: 2024-08-14 08:57:45.926 +02:00

Result fetching by client: 9.29 s



Hands-On Labs

Democratizando dados com **Databricks**

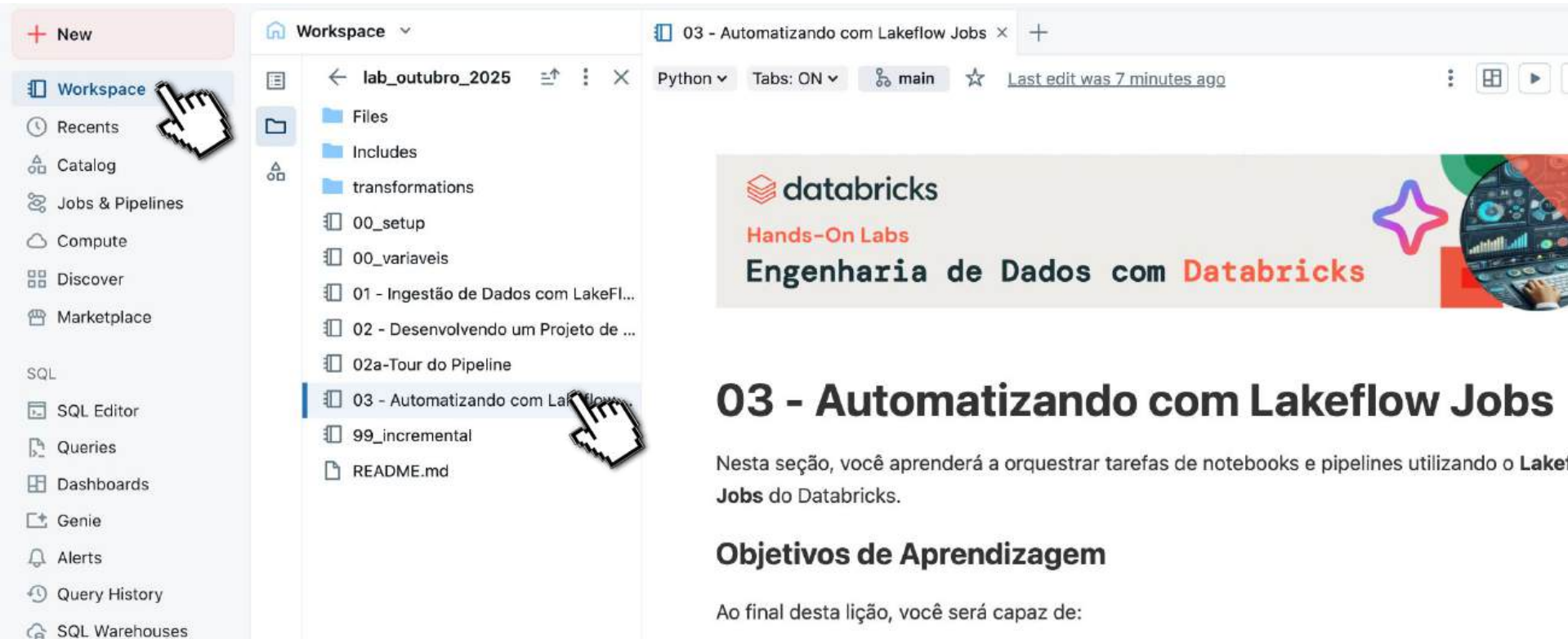
LABORATÓRIO 03

Lakeflow Jobs

https://github.com/Databricks-BR/lab_outubro_2025



Passo 1 – Instruções da Demo



The screenshot displays the Databricks Workspace interface. On the left, a sidebar contains navigation options: '+ New', 'Workspace' (highlighted with a hand cursor), 'Recents', 'Catalog', 'Jobs & Pipelines', 'Compute', 'Discover', 'Marketplace', 'SQL', 'SQL Editor', 'Queries', 'Dashboards', 'Genie', 'Alerts', 'Query History', and 'SQL Warehouses'. The main area shows a file explorer for the workspace 'lab_outubro_2025', with a list of files and folders including 'Files', 'Includes', 'transformations', '00_setup', '00_variaveis', '01 - Ingestão de Dados com LakeFI...', '02 - Desenvolvendo um Projeto de ...', '02a-Tour do Pipeline', '03 - Automatizando com Lakeflow Jobs' (highlighted with a hand cursor), '99_incremental', and 'README.md'. The top right of the interface shows the notebook title '03 - Automatizando com Lakeflow Jobs' and a status bar indicating 'Python', 'Tabs: ON', 'main', and 'Last edit was 7 minutes ago'. Below the notebook title, a banner for 'databricks Hands-On Labs Engenharia de Dados com Databricks' is visible, followed by the section title '03 - Automatizando com Lakeflow Jobs'. The text below the section title states: 'Nesta seção, você aprenderá a orquestrar tarefas de notebooks e pipelines utilizando o Lakeflow Jobs do Databricks.' The 'Objetivos de Aprendizagem' (Learning Objectives) section begins with the text: 'Ao final desta lição, você será capaz de:'.





PERGUNTAS



Queremos seu Feedback



databricks Quiz

Teste seus conhecimentos e concorra a itens exclusivos da Databricks

Kahoot.it





Obrigado!



databricks_br



Gabriel Caballeria



Luis Assunção



Juliandro Figueiró



Vinicius Fialho



Daniel Baraldi



Jean Ertzogue



André Barbosa



