

FINAL PROJECT

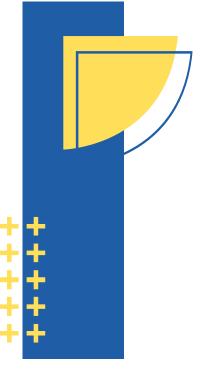
Data Warehousing Optimization

Disusun oleh Kelompok 4



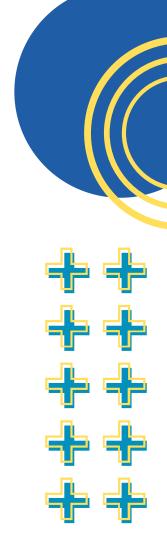






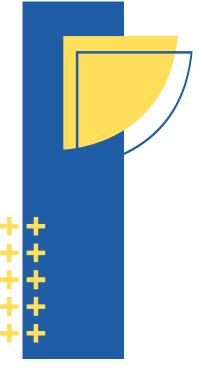
Anggota Kelompok

- Adrian Nugi Saputra ETL
- Adrian Saputra ETL
- Ananda Salsabila Data Visualization
- Juan Fernando Data Visualization
- Charunia Camila Data Visualization



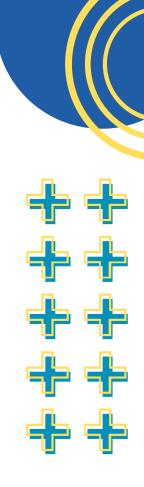






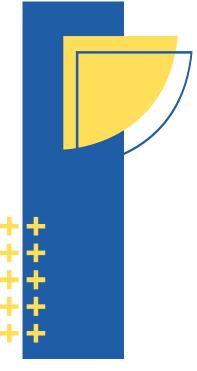
Tujuan dan Rumusan Masalah

- Membangun Infrastruktur untuk pipeline data
- Melakukan analisi data
- Tools apa yang digunakan dalam membangun infrastruktur?
- Bagaimana proses pengolahan data dilakukan?
- Apa yang akan dianalisis dari data tersebut?



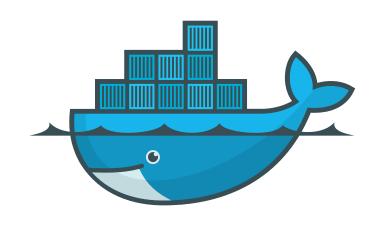




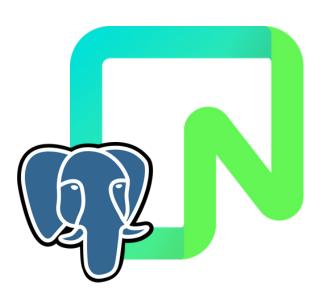


TOOLS



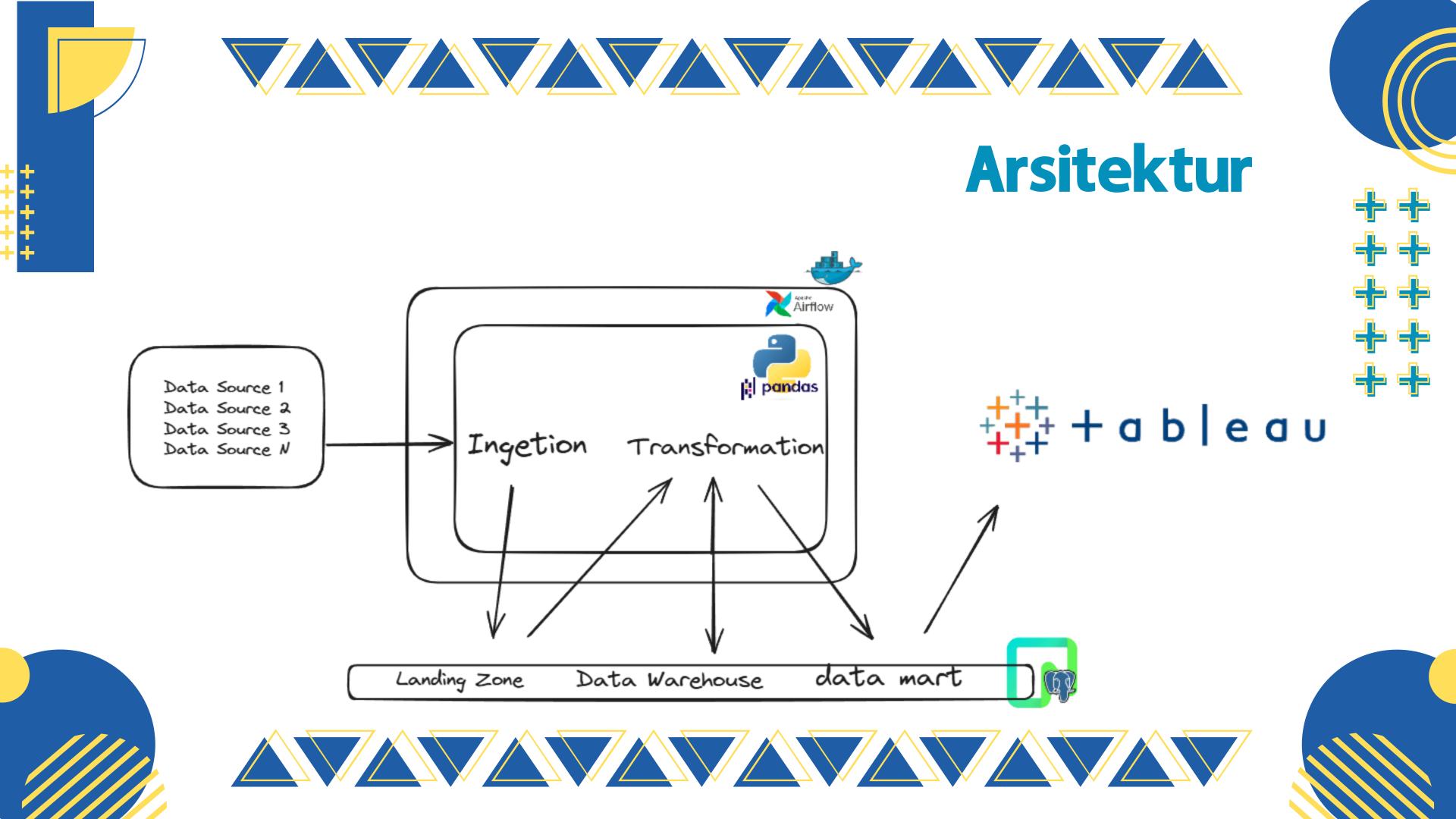














Ingest

 Memasukkan data dari berbagai macam format yang diberikan ke data warehouse dengan periode harian menggunakan **Apache Airflow**

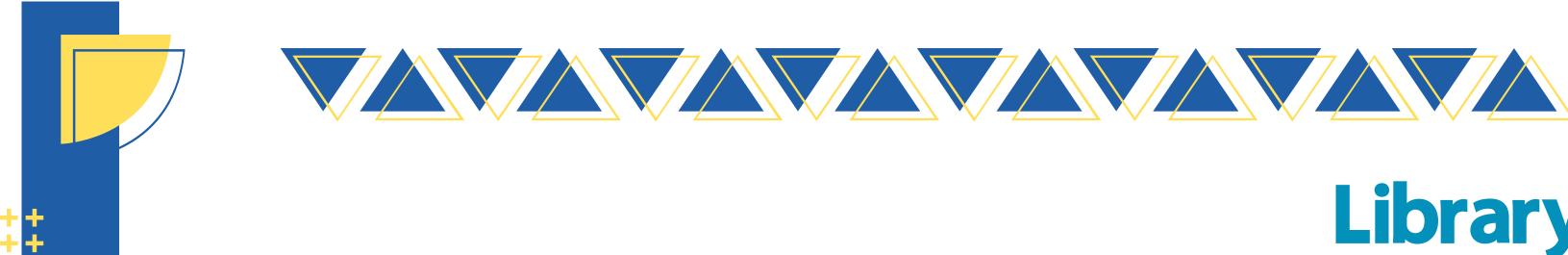
Diharapkan untuk memasukkan 8 tabel dengan 5 format yang berbeda, yaitu

- Coupons dalam format json
- Customers dalam format csv
- Login Attempts dalam format json
- Order Item dalam format avro
- Order dalam format parquet
- **Product Category** dalam format xls
- **Product** dalam format xls
- Supplier dalam format xls

- 🚞 data
 - couponsison
 - customer 0.csv
 - customer_1.csv
 - customer 2.csv
 - customer_3.csv
 - customer 4.csv
 - customer 5.csv
- customer_6.csv
- customer_7.csv
- customer_8.csv
- Customer 9.csv

- | login_attempts_0.json
- | login_attempts_1.json
- | login_attempts_2,json
- [] login_attempts_3.json
- [1] login_attempts_4.json
- | login attempts 5.json login_attempts_6.json
- [1] login_attempts_7.json
- | login_attempts_8,json
- [1] login_attempts_9.json
- n order.parguet
- n order_item.avro
- product.xls
- product_category.xls
- supplier.xls



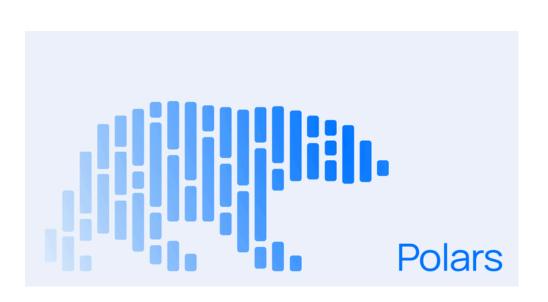


Library

• Beberapa package yang digunakan dalam Ingestion data to landing zone



- json
- CSV
- parquet



avro



• xls



Implementasi

• Melakukan Ingestion data to landing zone.

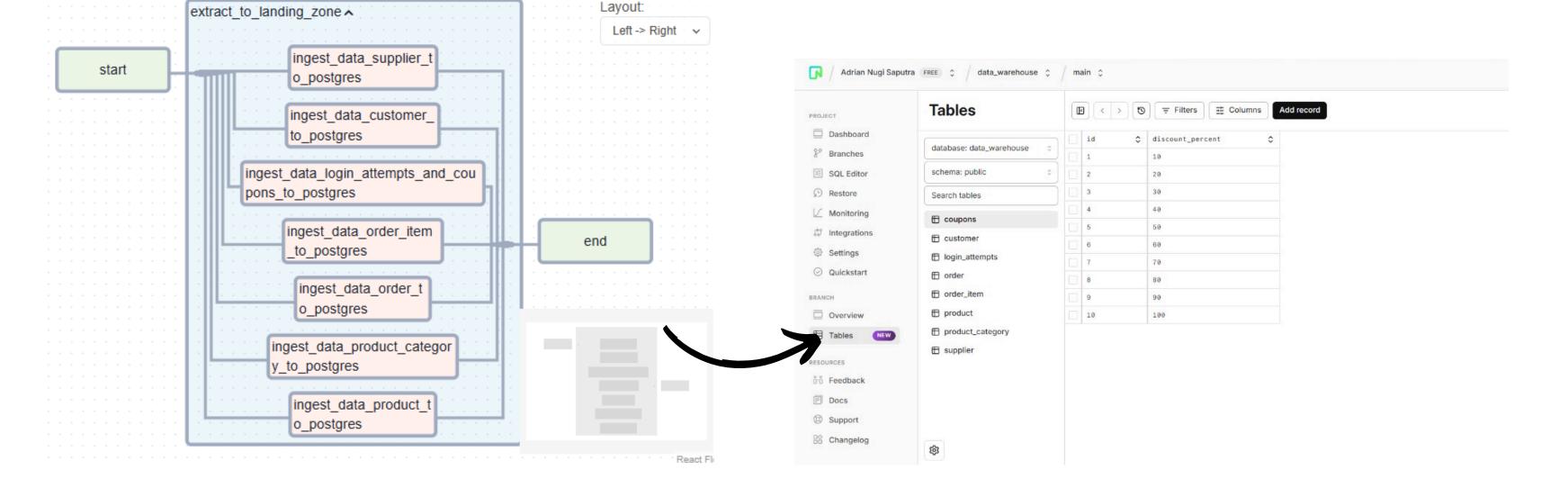
```
from datetime import datetime
      import pandas as pd
      import polars as pl
      from airflow import DAG
      from airflow.operators.python_operator import PythonOperator
      from airflow.hooks.postgres hook import PostgresHook
      # Fungsi-fungsi untuk memasukkan data ke PostgreSQL (seperti yang sudah Anda definisikan)
      def ingest_data_coupons_to_postgres():
          hook = PostgresHook(postgres_conn_id="postgres_dw")
          engine = hook.get_sqlalchemy_engine()
          pd.read_json("data/coupons.json").to_sql("coupons", engine, if_exists="replace", index=False)
i v def ingest_data_customer_to_postgres():
          hook = PostgresHook(postgres_conn_id="postgres_dw")
          engine = hook.get_sqlalchemy_engine()
          file_paths = [f"data/customer_{i}.csv" for i in range(10)]
          for file_path in file_paths:
              df = pd.read_csv(file_path)
              df.to_sql("customer", engine, if_exists="append", index=False)
     def ingest_data_login_attempts_to_postgres():
          hook = PostgresHook(postgres_conn_id="postgres_dw")
          engine = hook.get_sqlalchemy_engine()
          file_paths = [f"data/login_attempts_{i}.json" for i in range(10)]
          for file_path in file_paths:
              df = pd.read_json(file_path)
```

```
# Definisikan default_args untuk DAG
             "owner": "kelompok 4".
             "depends_on_past": False,
            "email_on_failure": False,
            "email_on_retry": False,
        # Definisikan DAG
            dag_id="ingestion",
            default_args=default_args,
            description="Ingest data to landing zone dan data warehouse postgres",
            schedule_interval="@once",
            start_date=make_aware(datetime.now()),
            start_task = DummyOperator(task_id='start', dag=dag)
            with TaskGroup('extract_to_landing_zone') as extract_to_landing_zone:
                t1 = PythonOperator(
                    task_id="ingest_data_customer_to_postgres",
                    python_callable=ingest_data_customer_to_postgres,
                    task_id="ingest_data_login_attempts_and_coupons_to_postgres",
                    python_callable=ingest_data_login_and_coupons_to_postgres,
105
              [t1, t2, t3, t4, t5, t6, t7]
            end_task = DummyOperator(task_id='end', dag=dag)
136
           start_task >> extract_to_landing_zone >> end_task
```



DAG Ingestion

• Tampilan Ingestion di Neon.



Implementasi

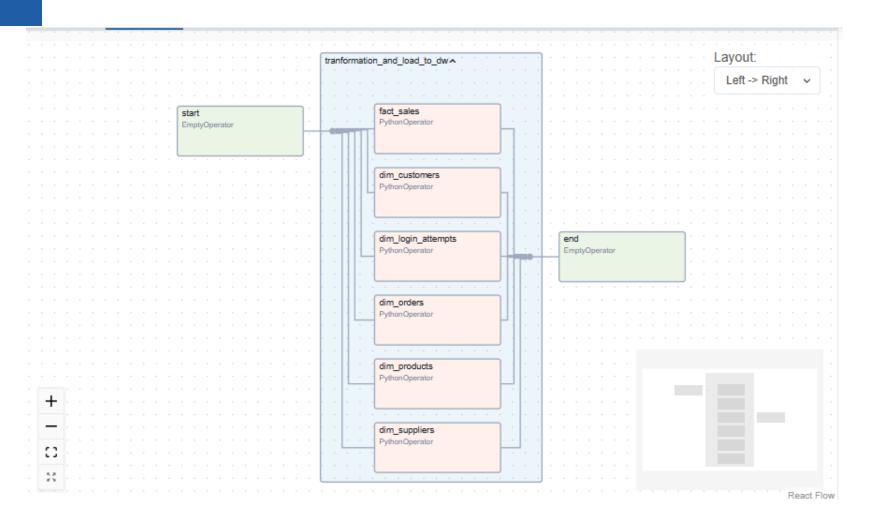
• Melakukan transformasi dan dimentional modeling ke data warehouse

```
♦ 🖔 🏻 …
🔁 transformation.py U 🗙
dags > dags > transformation.py
 12
      def transform_customer_data_from_landing_zone():
          hook = PostgresHook(postgres_conn_id="postgres_dl")
          engine = hook.get_sqlalchemy_engine()
 16
          hook2 = PostgresHook(postgres_conn_id="staging")
 17
          engine2 = hook2.get_sqlalchemy_engine()
 18
19
          # Define the table name pattern
 20
          table_prefix0 = "customer_"
          table_prefix1 = "login_attempts_"
 22
          table_count = 10 # Define how many tables you expect
 23
 24
          # Initialize an empty list to store DataFrames
 25
          customer_dataframes = []
          login_dataframes = []
 27
 28
          # Customers Table
 29
          for i in range(table_count):
 30
              table_name = f"{table_prefix0}{i}"
 31
              query = f"SELECT * FROM {table_name}"
 32
              # Fetch data into a Pandas DataFrame
 33
              df = hook.get_pandas_df(sql=query)
 35
 36
              # Append the DataFrame to the list
              customer_dataframes.append(df)
           #login table
           for i in range(table_count):
                                                                  ♦ Gemini Ln 1, Col 1 Spaces: 4 UTF-8 LF Python 💀 🚨
```

```
transformation.py U X
dags > dags > transformation.py
 77
           # df_customers tranformation
           df_customers = pd.concat(customer_dataframes, ignore_index=True)
 80
           df_customers.drop(columns='Unnamed: 0', inplace=True)
 81
           df_customers.dropna(inplace=True)
 82
           df_customers.drop_duplicates(inplace=True)
 83
           df_customers.to_sql('customers', engine2, if_exists="replace", index=False)
 84
 85
           # df_login tranformation
 86
           df_login = pd.concat(login_dataframes, ignore_index=True)
 87
           # df_login.drop(columns='Unnamed: 0', inplace=True)
           df_login.dropna(inplace=True)
           df_login.drop_duplicates(inplace=True)
           df_login.to_sql('login_attempts', engine2, if_exists="replace", index=False)
 91
           # df_coupons tranformation
           df_coupon.dropna(inplace=True)
           df_coupon.drop_duplicates(inplace=True)
           df_coupon.to_sql('coupons', engine2, if_exists="replace", index=False)
           # df_order tranformation
           df_order.dropna(inplace=True)
           df_order.drop_duplicates(inplace=True)
           df_order.to_sql('orders', engine2, if_exists="replace", index=False)
           # df_order_item tranformation
 103
           df_order_item.dropna(inplace=True)
104
           df_order_item.drop_duplicates(inplace=True)
           df_order_item.to_sql('order_items', engine2, if_exists="replace", index=False)
                                                                   ♦ Gemini Ln 1, Col 1 Spaces: 4 UTF-8 LF Python 🔊 🚨
```

Implementasi

DAG Transform And Load



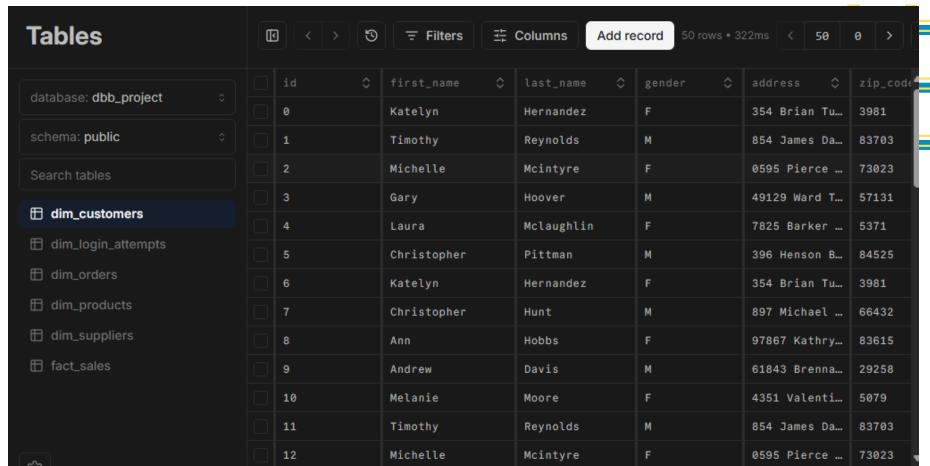
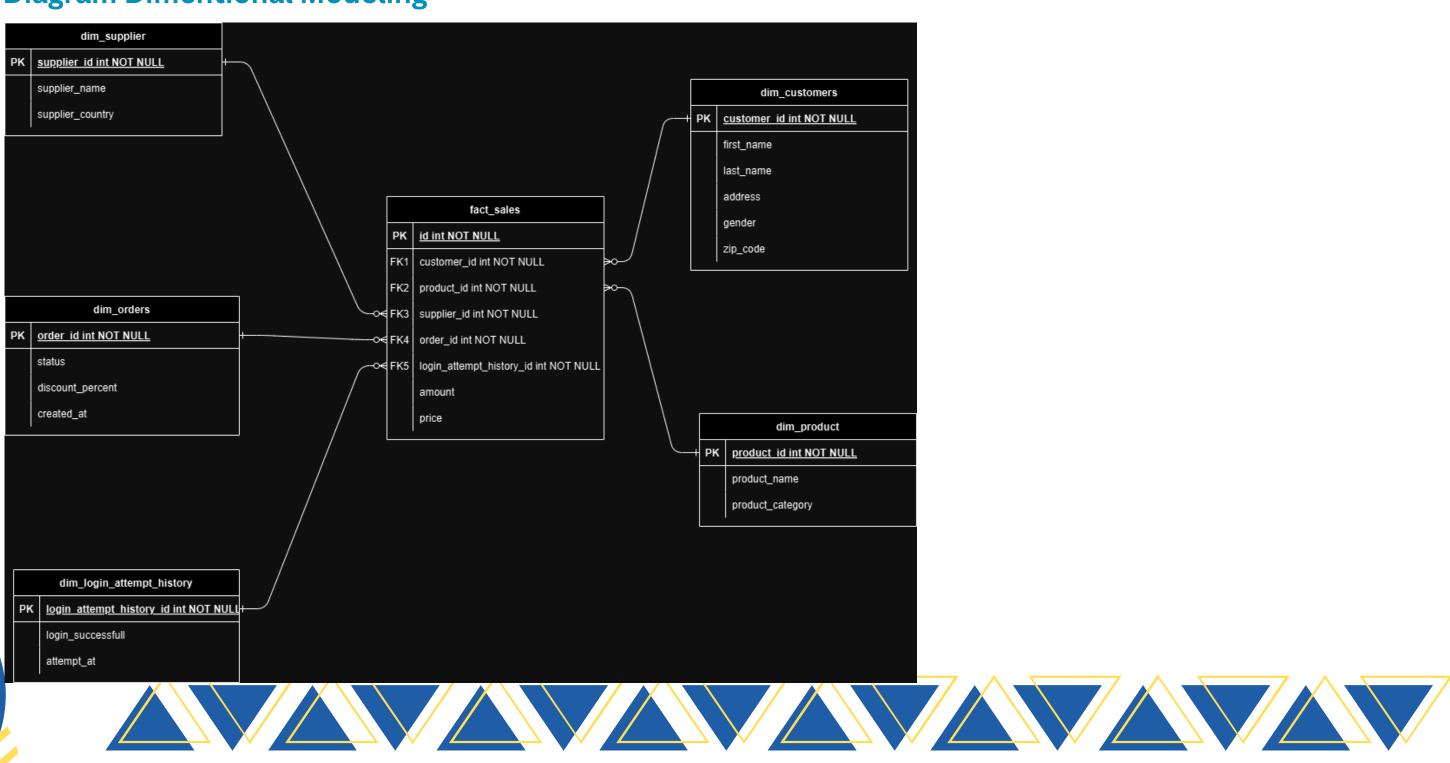


Diagram Dimentional Modeling



Implementasi





Visualization

Query

```
fs.order_date as order_date,
   dp.product_category as product_category,
   ds.supplier_name as supplier_name,
   dc.gender as customer_gender,
   dim_orders.order_status as order_status,
   fs.amount as amount,
   fs.price as price

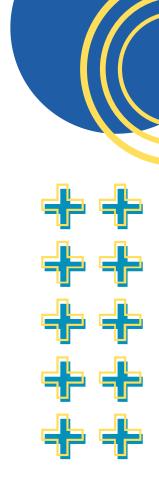
FROM fact_sales fs

JOIN dim_products dp ON fs.product_id = dp.product_id

JOIN dim_suppliers ds ON fs.supplier_id = ds.supplier_id

JOIN dim_customers dc ON fs.customer_id = dc.id

JOIN dim_orders ON fs.order_id = dim_orders.order_id
```





Implementasi

Melakukan visualisasi data di Tableau



Dari dashboard diatas dapat diketahui bahwa

• Untuk tabel Customer by Gender diketahui bahwa pembelian terbanyak didominasi oleh laki-laki (Male).

- Untuk tabel Order Status Distribution diketahui bahwa produk terjual dari terbesar ke terkecil berada dalam 👍 👍 status diterima, selesai, dalam dikirim.
- Untuk tabel Login Success Rate bahwa akses login yang dilakukan oleh pembeli berjalan sukses tidak pernah mengalami masalah.
- Untuk tabel Top 3 Orders by Customer Customers Address diberikan kode pos dari 3 orang teratas paling sering membeli produk yaitu 03966 Ramos Crescent, 38096 Salazar Pass Suite 227, dan 19523 Richard Squars.
- Untuk tabel Login Attempts by Period bahwa akses login yang dilakukan oleh pembeli paling banyak dilakukan sebanyak 591 kali pada 2 April 2023 dan paling sedikit dilakukan sebanyak 242 kali pada 29 Oktober 2023.

Implementasi

Melakukan visualisasi data di Tableau

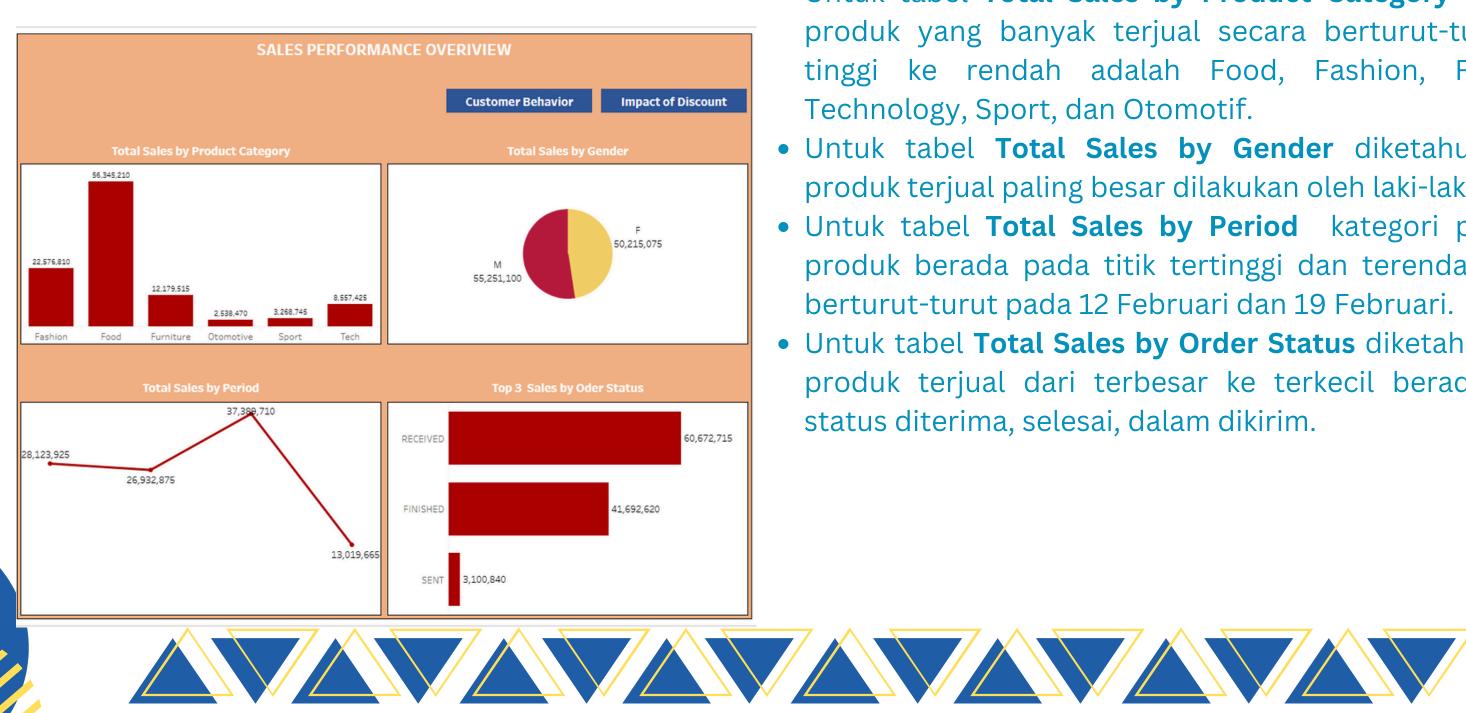


Dari dashboard diatas dapat diketahui bahwa

- Untuk tabel Top 3 Sales by Supplier bahwa 3 supplier terbesar dalam pengaadaan produk berdasarkan penjualan secara berturut-turut dari tinggi ke rendah adalah Cumming Paterson, Gibbs inc, dan Remirez, Brewer, and Bautista.
- Untuk tabel Top 3 Sales by Product bahwa 3 produk paling laris terjual secara berturut-turut dari tinggi ke rendah adalah Cotton Salad Rustic, Steel Chair for Repair, dan Metal Chips Rustic.
- Untuk tabel Discount & Total Sales by Period bahwa total sales paling banyak terjadi saat 13 Februari berada pada 14,700,020 sedangkan total sales paling sedikit terjadi saat 11 Februari berada pada 481.890

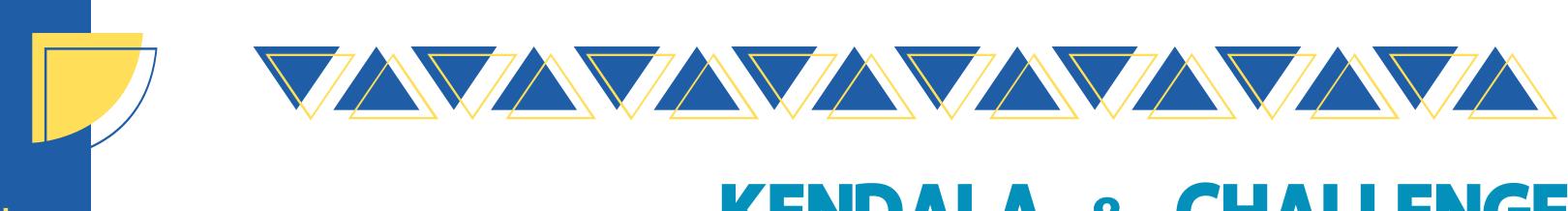
Implementasi

Melakukan visualisasi data di Tableau



Dari dashboard diatas dapat diketahui bahwa

- Untuk tabel Total Sales by Product Category kategori produk yang banyak terjual secara berturut-turut dari tinggi ke rendah adalah Food, Fashion, Furniture, Technology, Sport, dan Otomotif.
- Untuk tabel Total Sales by Gender diketahui bahwa produk terjual paling besar dilakukan oleh laki-laki (Male).
- Untuk tabel Total Sales by Period kategori penjualan produk berada pada titik tertinggi dan terendah secara berturut-turut pada 12 Februari dan 19 Februari.
- Untuk tabel Total Sales by Order Status diketahui bahwa produk terjual dari terbesar ke terkecil berada dalam status diterima, selesai, dalam dikirim.



KENDALA & CHALLENGE

Dalam mengerjakan proyek terdapat beberapa poin yang menjadi challenge:

- 1. Data Modelling.
- 2. Menentukan visualisasi yang tepat.

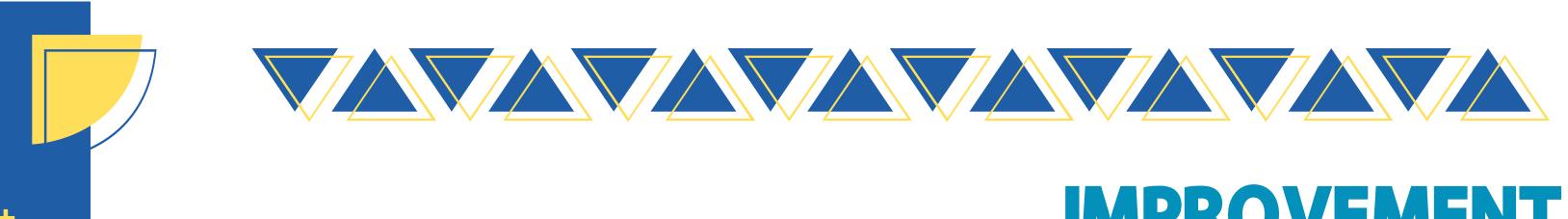
Dalam mengerjakan proyek terdapat beberapa poin yang menjadi kendala:

- 1. Environment IDX.
- 2.Keterbatasan Storage Database.









IMPROVEMENT

Dalam mengerjakan proyek terdapat beberapa poin yang dapat dikembangkan:

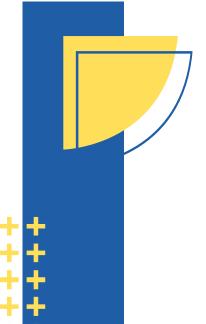
- 1. Membuat Data Mart.
- 2. Mengefisiensikan kode untuk mempercepat proses ETL.
- 3 Membuat dashboard dinamis.







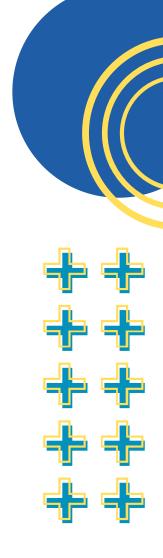






LINK

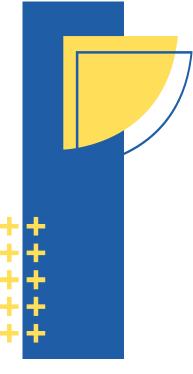
- Tableau: https://public.tableau.com/app/profile/adrian.saputra/viz/SalesPerformanceDashboard_17191
 592698690/Dashboard3?publish=yes
- Github: https://github.com/Drians21/dbb_final_project
- Github: https://github.com/nugie86/dag/blob/main/dag.py















TERIMA KASIH





