DOKUMENTACJA

do rozwiązania dot. przetwarzania danych wejść i wyjść pracowników

Dla FIRMA KURIERSKA Sp. z o.o.

WERSJA DATA

2.1.

AUTOR

28.01.2025 Mikołaj Kuna

Spis treści

1.	Opis ogólny	. 3
	Dane	
3.	Architektura rozwiązania	. 4
	Preprocessing	
3.2.	Batch-Processing	. 5
3.3.	Stream-Processing	. 6
4.	Podsumowanie	. 8

1. Opis ogólny

Niniejszy dokument ma na celu opisanie działania rozwiązania opartego na danych dot. wejść i wyjść pracowników (kurierów) dla przedsiębiorstwa z branży logistyki. Firma Kurierska Sp. z o.o. zajmuje się dostarczaniem przesyłek na terenie dużych miast w Polsce. Klient zgłosił potrzebę:

- przetwarzania danych z czytników znajdujących się w poszczególnych centrach logistycznych na terenie Polski za pomocą rozwiązania chmurowego,
- możliwości raportowania danych z wejść i wyjść pracowników w poszczególnych oddziałach (tzw. 'odbicia'),
- strumieniowe przetwarzanie danych z czytników i wykrywanie brakujących par wejście-wyjście dla poszczególnych pracowników w ramach doby.

2. Dane

Dostarczane przez klienta dane dla zamodelowania zaproponowanego rozwiązania pochodzą z lat ubiegłych. Zostały zarejestrowane przez czytnik nr 1 w centrum logistycznym w Warszawie dla wyselekcjonowanej grupy pracowników-kurierów. Każdy rekord w pliku JSON to pojedyncze wejście lub wyjście pracownika i zawiera takie informacje jak: numer pracownika w systemie, numer karty do rozliczenia czasu pracy, datę wejścia/wyjścia, oznaczenie wejście (wartość =1) lub wyjście (wartość = 2) oraz numer czytnika. Na zbiorze dostarczonym przez klienta wykonano preprocessing, batch-processig oraz stream-processing.

Zasadą biznesową wynikającą z regulaminu jest konieczność wejścia i wyjścia pracownikakuriera do/z przypisanego mu centrum logistycznego w obrębie jednej doby (24h) z powodu dziennego rozliczenia pojazdów dostawczych oraz poprawnego rozliczenia czasu pracy.

Schemat danych:

PRAC_ID	Klucz pracownika
KARTA_OKZ	Numer karty rejestracji czasu pracy
DATA_CZAS	Data wejścia lub wyjścia w formacie DD-MON-YYYY
STATUS_ID	Nr wejścia oznacza odpowiednio: 1. wejście 2. wyjście
NR_CZYTNIKA	Nr czytnika

3. Architektura rozwiązania

Do budowy rozwiązania odpowiadającego na potrzeby klienta wykorzystano kompleksowe narzędzia takie jak: AWS S3, AWS Glue, PySpark, Amazon Kinesis i Apache Flink, aby zmaksymalizować efektywność operacji na danych oraz umożliwić skalowalność rozwiązań potencjalnie dla wszystkich centrów logistycznych Przedsiębiorstwa Kurierskiego Sp. z o.o. na terenie Polski.



Diagram 1. Zaimplementowana architektura rozwiązania służąca do przygotowania danych

3.1. Preprocessing

Zgodnie z Diagramem 1. przy wykorzystaniu wymienionych wyżej narzędzi dokonano preprocessingu, w wyniku czego otrzymano gotowe do dalszej obróbki dane:

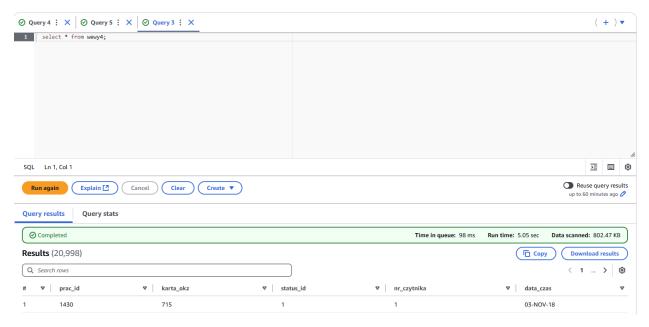


Tabela 1. Wynik zapytania SQL dla zaimplementowanych danych

Korzystając z możliwości, które daje narzędzie Amazon Athena wygenerowano statystyki dla dostarczonych przez klienta danych:

Column statistics (4) Info Get an overview of the data profile. We estimate the approximate number of distinct values in a data set with 5% average relative error. Q Find columns Column name ▲ Last updated... ▽ Distinct values **Null values** 0 karta_okz January 26, 2025 at 1 44 nr_czytnika January 26, 2025 at 1 1 0 prac_id January 26, 2025 at 1 54 0 status_id January 26, 2025 at 1 2

Tabela 2. Statystyki danych wsadowych w Amazon Athena

3.2. Batch-Processing

Podjęte działania w zakresie batch-processingu, czyli wykonywania zadań, w którym dane są wczytywane do pamięci a następnie kolejno wykonywane, pozwoliły na spełnienie wymagania klienta odnośnie do potrzeby generowania raportów opartego na kompletności par wejść i wyjść pracowników.

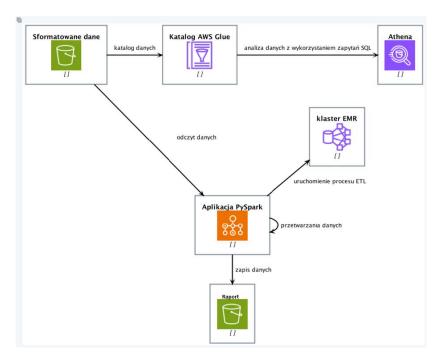


Diagram 2. Rozwiązanie z wykorzystaniem narzędzi AWS służące do generowania raportów

Celem procesu ETL jest wygenerowanie zestawienia pracowników, którzy w danym dniu nie dokonali obowiązkowego odbicia wejścia i wyjścia (brak pary 1-2 dla kolumny status_id):

```
from pyspark.sql import SparkSession
from pyspark.sql.functions import col, to_date, date_format, min, max
from pyspark.sql.window import Window

def main():
    # Tworzymy sesje Spark
    with SparkSession.builder.appName("MyApp").getOrCreate() as spark:
    # Wczytujemy dane z pliku Parquet
    df = spark.read.parquet("s3://668704778226-formatted-data")

# Preprocessing: Usuwamy wiersze, w których 'status_id' jest NULL
df = df.filter(df.status_id.isNotNull())

# Grupujemy po prac_id i date, sprawdzamy minimalny i maksymalny status_id
    grouped = df.groupBy("prac_id", "data_czas").agg(
    min("status_id").alias("min_status"),
    max("status_id").alias("min_status")

# Sprawdzamy, którzy pracownicy nie mieli pełnej pary (wejście 1, wyjście 2)
    brak_pary = grouped.filter((col("min_status") != 1) | (col("max_status") != 2))

# Wyświetlamy wynik
brak_pary.show()
brak_pary.coalesce(1).write.json("s3://668704778226-result/results.json", mode='Overwrite')

# main()

main()
```

Skrypt 1. Zaimplementowany kod będący podstawą do dalszego procesu przy pomocy Cloud9

Wygenerowane dane w formie pliku json stanowią załącznik do niniejszej dokumentacji. Zidentyfikowano 1026 przypadków braku par wejścia-wyjścia w obrębie doby rozliczeniowej:



3.3. Stream-Processing

To rozwiązanie zaimplementowane w Firmie Kurierskiej Sp. z o.o. służy przetwarzaniu danych z czytników, które są analizowane i przetwarzane na bieżąco, w miarę ich napływania. Zamiast przechowywania danych i późniejszego ich analizowania, stream-processing umożliwia natychmiastowe reagowanie na wydarzenia, co pozwala na szybsze podejmowanie decyzji i wykrywanie nieprawidłowości, takich jak np. brak obecności lub brak wyjścia ze zmiany pracowników w centrum logistycznym. Każdy wpis zawiera unikalny identyfikator pracownika, czas wejścia i wyjścia, a także status operacji (wejście lub wyjście).

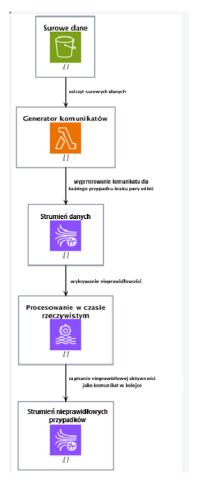


Diagram 3. Przepływ danych z wykorzystaniem narzędzia Amazon Kinses służące do weryfikowania odbić pracowników klienta



Skrypt 2. Zaimplementowana funkcja będąca podstawą do dalszego procesu przy pomocy Amazon Kinesis

22-JUL-16	{"prac_id": 1431, "data_czas": "22-JUL-16", "wejscie": "22-JUL	January 27, 2025 at 13:41:21 GMT+1
28-JUL-16	{"prac_id": 1431, "data_czas": "28-JUL-16", "wejscie": "28-JUL	January 27, 2025 at 13:41:21 GMT+1
28-SEP-16	{"prac_id": 1431, "data_czas": "28-SEP-16", "wejscie": "28-SEP	January 27, 2025 at 13:41:21 GMT+1

Tabela 3. Wygenerowane rekordy ze strumienia 'wewy' w ramach narzędzia Amazon Kinesis

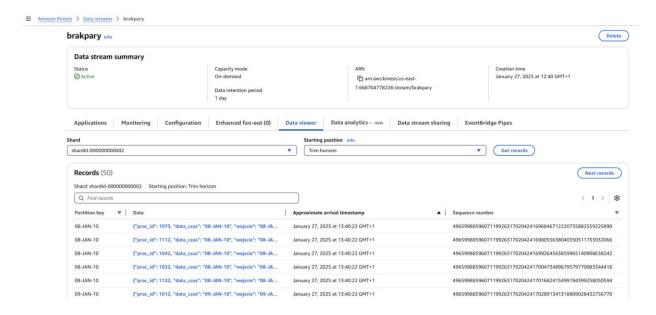


Tabela 4. Wygenerowane strumieniowo informacje, zawierające wskazania pracowników (prac_id), którzy w danym dniu nie dokonali pary odbić, pochodzący z serwisu Apache Flink

Zastosowanie narzędzia Flink przedstawione w Tabeli 4. działa na zasadzie przetwarzania strumienia danych, gdzie każde wejście i wyjście pracownika jest rejestrowane jako oddzielny rekord. System sprawdza, czy dla danego pracownika w danym dniu występuje pełna para – zarówno wejście, jak i wyjście. Jeśli brak jest któregoś z tych zdarzeń, system generuje informacje, komunikując problem z rejestracją obecności pracownika.

4. Podsumowanie

Implementacja naszego rozwiązania na platformie AWS pozwala na łatwą integrację z innymi usługami chmurowymi, a także zapewnia bezpieczeństwo i elastyczność przechowywania danych. Dzięki użyciu S3 do przechowywania danych wejściowych i wyników analizy, a także wykorzystaniu EC2 lub innych instancji obliczeniowych, rozwiązanie jest zarówno wydajne, jak i oszczędne pod względem zasobów.

Jesteśmy przekonani, że to rozwiązanie może znacząco usprawnić procesy logistyczne i kontrolne w centrach dystrybucyjnych Firmy Kurierskiej Sp. z o.o. Z niecierpliwością czekamy na dalszą współpracę z klientem przy implementacji tego rozwiązania w centrach logistycznych na terenie całego kraju, aby zapewnić efektywność i transparentność operacji na szeroką skalę.