- 0. The goal of phase 2b is to perform benchmarking/scalability tests of sample three-tier lakehouse solution.
- 1. In main.tf, change machine_type at:

```
module "dataproc" {
  depends_on = [module.vpc]
  source = "github.com/bdg-tbd/tbd-workshop-1.git?
ref=v1.0.36/modules/dataproc"
  project_name = var.project_name
  region = var.region
  subnet = module.vpc.subnets[local.notebook_subnet_id].id
  machine_type = "e2-standard-2"
}
```

and subsititute "e2-standard-2" with "e2-standard-4".

2. If needed request to increase cpu quotas (e.g. to 30 CPUs): https://console.cloud.google.com/apis/api/compute.googleapis.com/quotas?project=tbd-2023z-9918

Prewencyjnie zgłosiliśmy prośbę o 48 CPU:

₹ Filter Enter property name or value							
	Service	Name	Туре	Dimensions (e.g. location)	Value	Current usage percentage $\ igspace$	Current usage
	Compute Engine API	Persistent Disk SSD (GB)	Quota	region : europe-west1	500 GB	100%	500 GB
	Compute Engine API	CPUs	Quota	region : europe-west1	48	68.75%	33
	Compute Engine API	CPUs (all regions)	Quota		48	68.75%	33

4. Using tbd-tpc-di notebook perform dbt run with different number of executors, i.e., 1, 2, and 5, by changing:

```
"spark.executor.instances": "2"
```

in profiles.yml.

Nasze dane były stworzone z scale factor = 10 (krok "Generate input dataset" w Jupyter notebooku)

5. In the notebook, collect console output from dbt run, then parse it and retrieve total execution time and execution times of processing each model. Save the results from each number of executors.

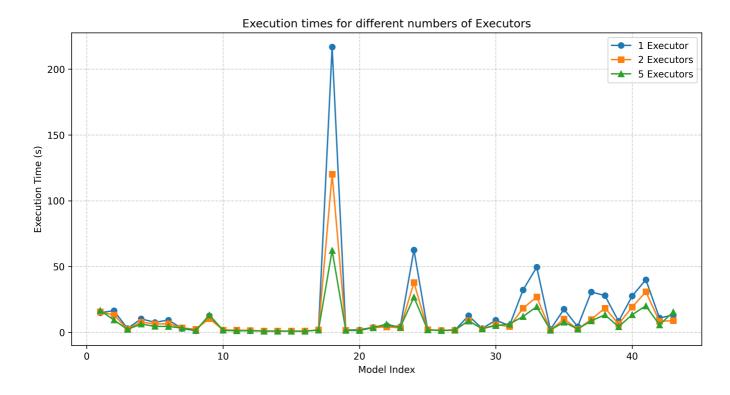
Index	Model	1 Executor (s)	2 Executors (s)	5 Executors (s)
1	demo_bronze.brokerage_cash_transaction	14.95	15.55	16.59
2	demo_bronze.brokerage_daily_market	16.42	13.13	9.38
3	demo_bronze.brokerage_holding_history	2.97	2.47	2.24
4	demo_bronze.brokerage_trade	10.23	7.8	6.28
5	demo_bronze.brokerage_trade_history	7.62	6.33	4.56

Index	Model	1 Executor (s)	2 Executors (s)	5 Executors (s)
6	demo_bronze.brokerage_watch_history	9.34	6.51	4.45
7	demo_bronze.crm_customer_mgmt	2.85	3.4	3.23
8	demo_bronze.finwire_company	1.27	2.36	1.45
9	demo_bronze.finwire_financial	12.54	10.41	13.18
10	demo_bronze.finwire_security	1.55	1.8	1.65
11	demo_bronze.hr_employee	1.14	1.7	1.22
12	demo_bronze.reference_date	1.26	1.45	1.31
13	demo_bronze.reference_industry	0.92	1.08	0.93
14	demo_bronze.reference_status_type	0.91	1.01	0.93
15	demo_bronze.reference_tax_rate	0.99	0.96	0.94
16	demo_bronze.reference_trade_type	0.85	1.0	0.84
17	demo_bronze.syndicated_prospect	1.82	1.83	1.74
18	demo_silver.daily_market	216.8	120.1	62.31
19	demo_silver.employees	1.76	1.51	1.51
20	demo_silver.date	1.98	1.41	1.38
21	demo_silver.companies	3.75	3.52	3.65
22	demo_silver.accounts	5.22	4.21	6.17
23	demo_silver.customers	4.35	3.37	3.77
24	demo_silver.trades_history	62.65	37.88	26.79
25	demo_gold.dim_broker	2.02	1.99	1.86
26	demo_gold.dim_date	1.48	1.4	1.36
27	demo_gold.dim_company	1.65	1.5	1.94
28	demo_silver.financials	12.62	8.91	8.64
29	demo_silver.securities	2.92	2.56	2.76
30	demo_silver.cash_transactions	9.24	5.82	5.15
31	demo_gold.dim_customer	5.07	4.4	6.23
32	demo_gold.dim_trade	32.24	18.35	12.07
33	demo_silver.trades	49.54	26.88	19.51
34	demo_gold.dim_security	2.17	1.61	1.8
35	demo_silver.watches_history	17.62	10.11	7.8
				

Index	Model	1 Executor (s)	2 Executors (s)	5 Executors (s)
36	demo_gold.dim_account	4.3	2.46	2.48
37	demo_silver.holdings_history	30.67	9.81	8.77
38	demo_silver.watches	27.93	18.41	13.32
39	demo_gold.fact_cash_transactions	8.38	6.36	4.24
40	demo_gold.fact_trade	27.62	19.21	13.43
41	demo_gold.fact_holdings	40.02	30.79	20.14
42	demo_gold.fact_watches	10.9	8.36	5.71
43	demo_gold.fact_cash_balances	13.18	8.89	15.44

Liczba executorów	Czas całkowity	Czas całkowity wykonania kroku Run dbt ELT
1	683.71	730.48
2	438.61	489.12
5	329.15	377.12

6. Analyze the performance and scalability of execution times of each model. Visualize and discusss the final results.



Wnioski dotyczące zmiany liczby executorów

Zwiększenie liczby executorów w Sparku skraca całkowity czas wykonania dbt, ale nie wszystkie modele doświadczają proporcjonalnego przyspieszenia. Niektóre modele, jak demo_bronze.brokerage_cash_transaction, demo_bronze.crm_customer_mgmt, demo_bronze.finwire_company, wręcz wydłużają czas wykonania wraz ze wzrostem liczby executorów, a inne,

jak demo_bronze.hr_employee, demo_silver.companies, demo_gold.dim_company, wydają się na to nie reagować lub zmieniają się nieznacznie.

Poprawa wydajności nie jest liniowa. Największe przyspieszenie nastąpiło przy zwiększeniu liczby executorów z 1 do 2, gdzie czas wykonania skrócił się z 730.48s do 489.12s, co oznacza redukcję o 33%. Natomiast przejście z 2 do 5 executorów przyniosło mniejszą poprawę – czas spadł do 377.12s (22% mniej). Sugeruje to, że początkowy wzrost liczby executorów daje największy efekt, ale dalsze skalowanie przynosi coraz mniejsze korzyści.

Brak liniowej poprawy wydajności wynika głównie z konieczności synchronizacji i komunikacji między executorami. Większa liczba węzłów oznacza większy narzut związany z podziałem danych oraz koordynacją obliczeń. Dodatkowo wzrasta zapotrzebowanie na operacje odczytu i zapisu w systemach takich jak HDFS czy GCS, co może prowadzić do waskich gardeł i ograniczać rzeczywiste korzyści płynące z równoległości.

Nie wszystkie zadania zyskują na większej liczbie executorów. W przypadku mniejszych zbiorów danych lub mniej złożonych operacji dodatkowe executory mogą nie przynosić istotnych korzyści. Spark najlepiej skaluje się, gdy dane są równomiernie rozłożone na węzły. Jeśli dystrybucja danych jest nierównomierna, niektóre executory kończą swoje zadania szybciej, a inne wciąż pracują, co ogranicza efektywność paralelizacji.

Podsumowując, zwiększanie liczby executorów może przyspieszyć obliczenia, ale tylko do pewnego momentu. Po przekroczeniu tej granicy narzut związany z synchronizacją i komunikacją zaczyna przewyższać potencjalne zyski, a efektywność dalszego skalowania maleje.