Progetto 2 - Stream Processing

Di Totto Luca 0333084 - Di Marco Luca 0333083

Introduzione

L'obiettivo è progettare ed implementare un'applicazione in grado di effettuare **l'elaborazione streaming** di un grande volume di dati.

Nel caso specifico, lo scopo è quello di analizzare ed eseguire query su un dataset riguardante i **dati** di **monitoraggio** S.M.A.R.T.

Quest'ultimo contiene **eventi** riguardanti circa duecento mila hard disk in un intervallo temporale di 23 giorni, per un totale di circa **tre milioni di eventi**.

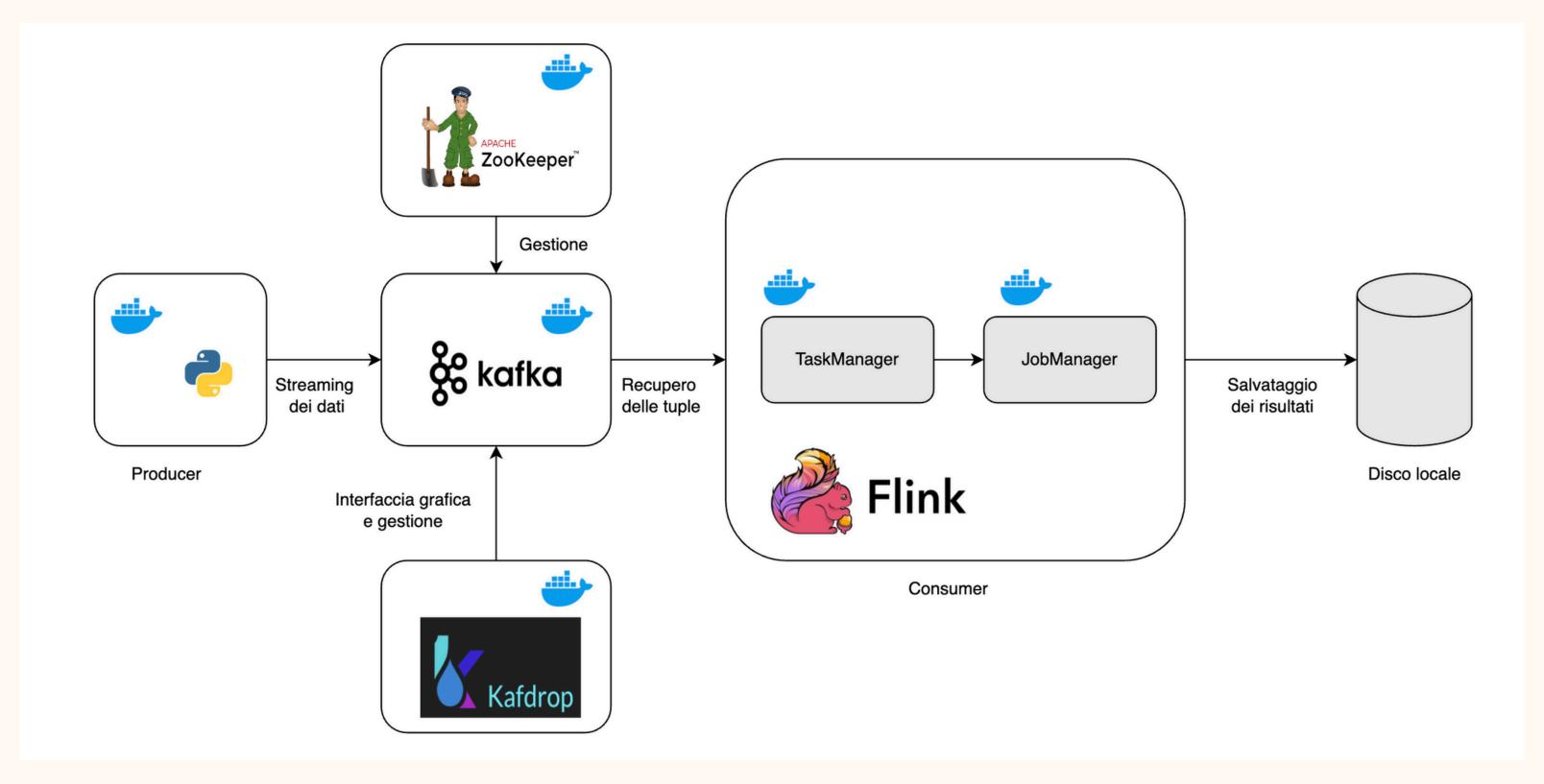
Architettura

Il progetto prevede l'uso di diversi **framework** di messaggistica e di processamento streaming dei dati, eseguiti in più container docker. I componenti coinvolti sono:

- Python: Programma Python utilizzato per la simulazione del flusso streaming (data ingestion)
- Kafka: Layer di messaggistica per disaccopiare layer di processamento e layer di ingestion
- **Kafdrop:** Framework per la gestione grafica di Kafka

- **Zookeeper:** Framework per la gestione di Kafka
- **Flink:** Framework per il processamento streaming

Architettura



Python

Mediante Python avviene **l'ingestion** dei dati verso Kafka: prende il ruolo di Producer.

I dati vengono divisi in 23 dataframes ed inoltrati in maniera distanziata per simulare il flusso streaming.

Kafka

Framework a livello di layer di messaggistica distribuita, utilizza un pattern di comunicazione di tipo **publisher-subscriber**.

Disaccoppia il programma Python da Flink.

- Kafka funge da broker di messaggi
 Python funge da produttore
 Flink funge da consumer

Necessaria la presenza di **Zookeeper**, che funge da coordinatore.

Flink

Framework di processamento streaming.

Viene utilizzata l'immagine più recente di Flink per creare i due **servizi** principali: il **JobManager** e il **TaskManager**.

JobManager come responsabile della gestione delle risorse e del coordinamento dei lavori di streaming.

TaskManager come responsabile dell'esecuzione effettiva delle operazioni di calcolo

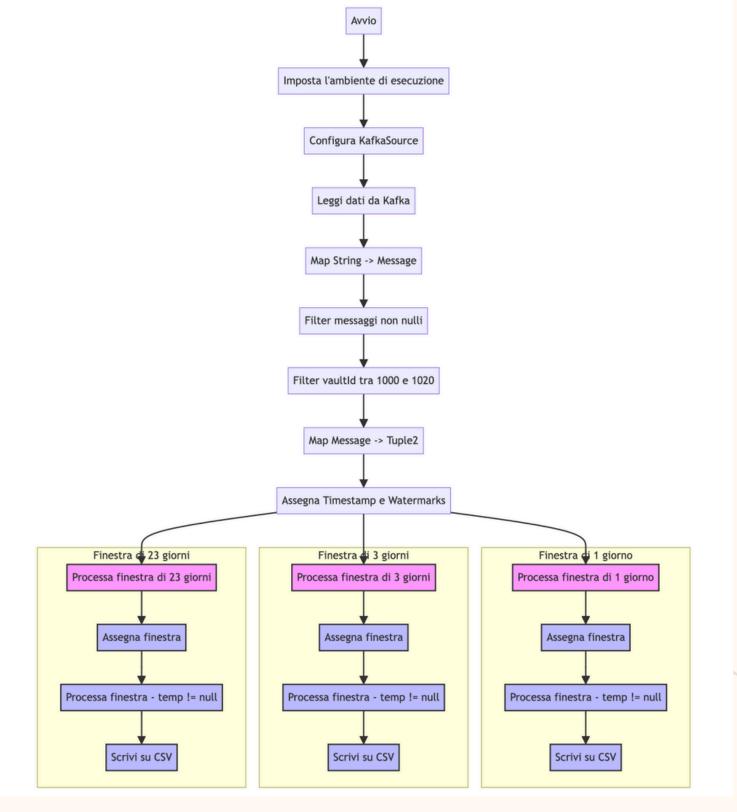
Query 1

Per i vault (campo **vault id**) con **identificativo** compreso tra **1000 e 1020**, calcolare il **numero di eventi, il valor medio e la deviazione standard della temperatura misurata** sui suoi hard disk (campo s194 temperature celsius). Per il calcolo della deviazione standard, si utilizzi un algoritmo online, come ad esempio l'algoritmo di Welford.

Calcolare la query sulle **finestre temporali**:

- 1 giorno (event time);
- 3 giorni (event time);
- dall'inizio del dataset.

```
window start,window end,vault_id,count,mean_s194,stddev_s194
2023-04-01, 2023-04-02, 1011, 526, 26.26, 6.62
2023-04-01, 2023-04-02, 1000, 564, 22.15, 2.38
2023-04-01, 2023-04-02, 1010, 521, 22.05, 2.79
2023-04-01, 2023-04-02, 1020, 573, 26.52, 5.86
2023-04-01, 2023-04-02, 1019, 565, 27.76, 5.09
2023-04-01, 2023-04-02, 1008, 577, 29.59, 4.14
2023-04-01, 2023-04-02, 1007, 554, 25.74, 4.63
2023-04-01, 2023-04-02, 1018, 544, 27.33, 3.82
2023-04-01, 2023-04-02, 1006, 556, 22.79, 3.94
2023-04-01, 2023-04-02, 1017, 556, 28.20, 5.38
2023-04-01, 2023-04-02, 1005, 547, 21.26, 2.74
2023-04-01, 2023-04-02, 1016, 537, 26.39, 4.63
2023-04-01, 2023-04-02, 1015, 538, 26.17, 4.08
2023-04-01, 2023-04-02, 1004, 545, 19.70, 2.68
2023-04-01, 2023-04-02, 1003, 560, 18.36, 2.30
2023-04-01, 2023-04-02, 1014, 548, 26.08, 5.50
```



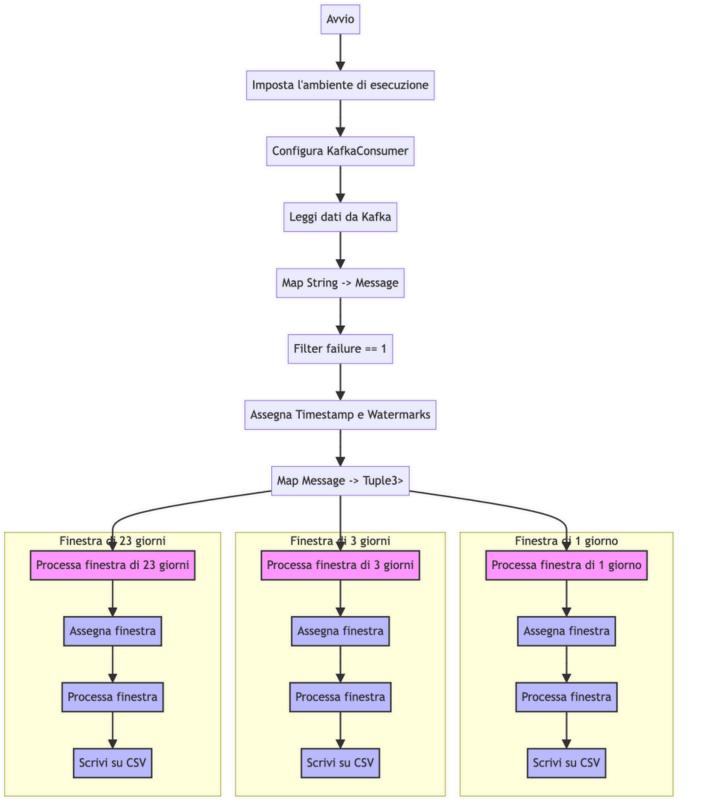
Query 2

Calcolare la classifica aggiornata in tempo reale dei 10 vault che registrano il più alto numero di fallimenti nella stessa giornata. Per ogni vault, riportare il numero di fallimenti ed il modello e numero seriale degli hard disk guasti.

Calcolare la query sulle finestre temporali:

- 1 giorno (event time);
- 3 giorni (event time);
- dall'inizio del dataset.

```
Window Start, Window End, Vault ID, Failures, Disk Details
2023-04-01 00:00:00,2023-04-04 00:00:00,1055,2,ST8000NM0055-ZA1814BV;ST8000NM0055-ZA16K94X
2023-04-01 00:00:00,2023-04-04 00:00:00,1091,1,ST8000NM0055-ZA155872
2023-04-01 00:00:00,2023-04-04 00:00:00,1099,1,ST12000NM001G-ZTN0AGRW
2023-04-01 00:00:00,2023-04-04 00:00:00,1131,1,ST12000NM0008-ZHZ2JJMP
2023-04-01 00:00:00,2023-04-04 00:00:00,1142,1,ST12000NM001G-ZLW0EFT7
2023-04-01 00:00:00,2023-04-04 00:00:00,1042,1,ST8000NM0055-ZA132DWE
2023-04-01 00:00:00,2023-04-04 00:00:00,1152,1,WDC WUH721414ALE6L4-X1G8LB2L
2023-04-01 00:00:00,2023-04-04 00:00:00,1085,1,ST14000NM001G-ZL2CWPWQ
2023-04-01 00:00:00,2023-04-04 00:00:00,1041,1,ST8000NM0055-ZA171RWG
2023-04-01 00:00:00,2023-04-04 00:00:00,1040,1,ST8000NM0055-ZA16DEVN
```



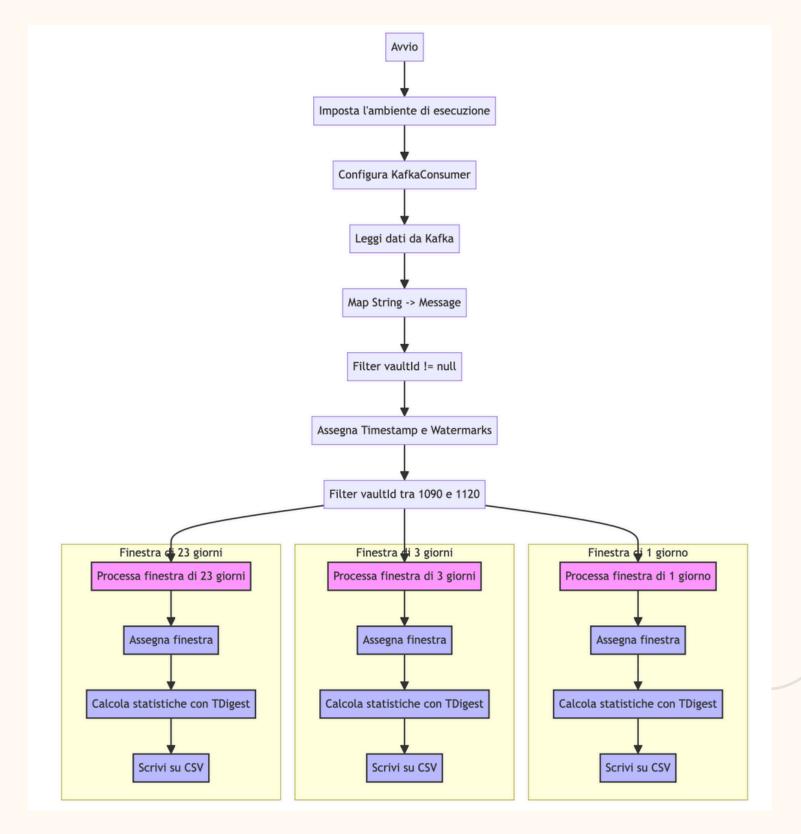
Query 3

Calcolare il minimo, 25-esimo, 50-esimo, 75-esimo percentile e massimo delle ore di funzionamento (campo s9 power on hours) degli hark disk per i vault con identificativo tra 1090 (compreso) e 1120 (compreso). I percentili devono essere calcolati in tempo reale, senza ordinare tutti i valori e possibilmente senza accumularli; si utilizzi pertanto un algoritmo approssimato che consente di calcolare i percentili riducendo la quantità di memoria occupata al prezzo di una minore accuratezza.

Calcolare la query sulle **finestre temporali**:

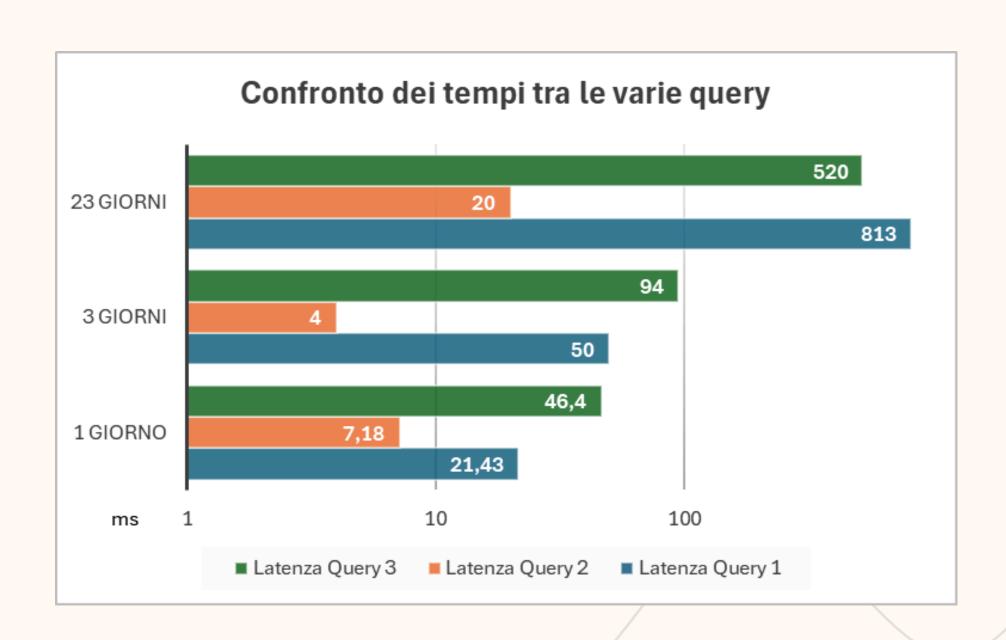
- 1 giorno (event time);
- 3 giorni (event time);
- dall'inizio del dataset.

```
window start, window end, vault_id, min, 25perc, 50perc, 75perc, max, count
2023-04-01 00:00:00,2023-04-02 00:00:00,1120,94.00,35993.00,35997.00,36002.00,42532.00,373
2023-04-01 00:00:00,2023-04-02 00:00:00,1118,741.00,37502.00,37506.16,37511.00,37525.00,381
2023-04-01 00:00:00,2023-04-02 00:00:00,1117,125.00,18063.16,20442.44,22293.48,37633.00,414
2023-04-01 00:00:00,2023-04-02 00:00:00,1116,380.00,15713.07,17811.96,20780.38,85188.00,393
2023-04-01 00:00:00,2023-04-02 00:00:00,1115,1879.00,14785.26,16962.86,21350.76,38024.00,380
2023-04-01 00:00:00,2023-04-02 00:00:00,1114,1660.00,17546.40,18903.25,21593.47,38852.00,389
2023-04-01 00:00:00,2023-04-02 00:00:00,1113,126.00,38441.00,38448.08,38458.58,67990.00,404
2023-04-01 00:00:00,2023-04-02 00:00:00,1112,14367.00,16942.49,18524.48,21597.88,51007.00,368
2023-04-01 00:00:00,2023-04-02 00:00:00,1111,747.00,39381.78,39398.20,39406.38,39416.00,374
2023-04-01 00:00:00,2023-04-02 00:00:00,1119,1981.00,17495.92,18647.80,22187.89,36794.00,367
2023-04-01 00:00:00,2023-04-02 00:00:00,1091,139.00,49141.10,49146.56,49151.00,53076.00,392
2023-04-01 00:00:00,2023-04-02 00:00:00,1090,111.00,49426.60,49447.17,49455.00,75989.00,402
2023-04-01 00:00:00,2023-04-02 00:00:00,1110,1698.00,17136.80,18416.00,22250.28,40385.00,390
2023-04-01 00:00:00,2023-04-02 00:00:00,1099,428.00,14955.07,17926.12,22364.99,76005.00,377
2023-04-01 00:00:00,2023-04-02 00:00:00,1098,5451.00,17696.76,21185.44,23012.28,30953.00,398
```



Prestazioni

- L'elaborazione della prima finestra temporale riporta dei tempi ben superiori la media, per i seguenti motivi:
 - Il **primo** è il **delay** introdotto dalla fase di setup/avvio di Flink
 - Il secondo è legato al fatto che l'elaborazione del primo messaggio nella finestra giornaliera include il tempo di creazione del file CSV per i risultati di output
- Il tempo di processamento della query n.2 è nettamente minore rispetto agli altri, a causa del filtro a monte
- In ogni query, i **tempi** medi delle finestre da uno e tre giorni sono decisamente **inferiori rispetto** ai tempi ottenuti considerando la finestra da **23 giorni**



Prestazioni

Nella query n.2 è possibile osservare che i valori di **throughput** sono estremamente **bassi** e inferiori alle altre due query.

Questo comportamento è dovuto alla presenza di **operazioni di computazione all'interno della finestra molto onerose**, come: aggregazione complessa dei messaggi e ordinamento dei risultati.

