PROGETTO 2

ANALISI REAL-TIME DI DIFETTI NELLA PRODUZIONE L-PBF CON APACHE FLINK

- Giuseppe Marseglia 0350066
- Alessandro Finocchi 0340543
- A.A. 2024/2025





- 1 INTRODUZIONE
- 2 ARCHITETTURA
- 3 DATA INGESTION
- 4 DATA PROCESSING
- 5 <u>RESULTATI</u>
- 6 <u>CONCLUSIONI</u>

INTRODUZIONE



- Sviluppare il deployment per una piattaforma di analisi dei difetti nella produzione l-pbf, una tecnologia di stampa 3D per realizzare parti in metallo a partire a un letto di polveri metalliche fuse.
- Analisi delle immagini OT ¹ provenienti dal Dataset della conferenza ACM DEBS 2025 fornito tramite un server REST chiamato challenger
 - Ogni letto è suddiviso in strati denominati layers
 - Ogni strato è suddiviso in sezioni denominate tiles
- Un elemento dello stream del challenger ha il seguente formato

```
(seq_id, print_id, tile_id, layer, tiff)
```

AGENDA



- Introduzione
- Architettura
- **Data ingestion**
- Data processing
- Conclusioni

1. Istantanee termiche del letto di polvere il cui colore dei pixel indica la temperatura del punto

INTRODUZIONE



- Realizzare 3 query in 4 step
 - 1. Q1: Filtraggio dei punti in cui la temperatura ha un valore anomalo
 - 2. Windowing per analizzare gli ultimi 3 layer insieme
 - 3. Q2: Classificazione degli outliers in funzione della dev. di temperatura ¹
 - 4. Q3: Clustering degli outliers della Q2
- Effettuare benchmarking delle query con diverse configurazioni
 - o Livello di replicazione
 - Livello di parallelismo
 - o **Implementazione** della query 2
- Misurare le performance delle query in termini di throughput e latenza variando unidimensionalmente le configurazioni

AGENDA



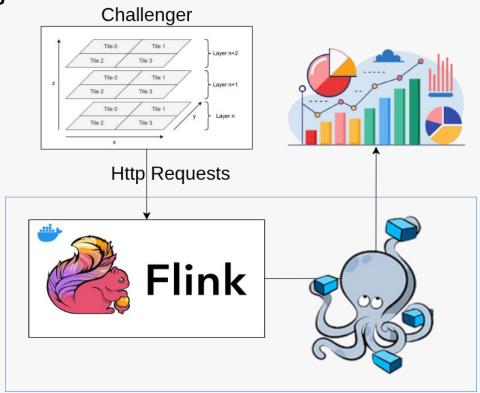
- Introduzione
- Architettura
- Data ingestion
- Data processing
- Risultat
- Conclusioni

 Definita come la differenza assoluta tra la media delle temperature calcolate sui "vicini prossimi" e quella calcolata sui "vicini esterni"

ARCHITETTURA



- Orchestrator: Docker compose
- Data ingestion e data processing: **Apache Flink**
- Data visualization: JMP

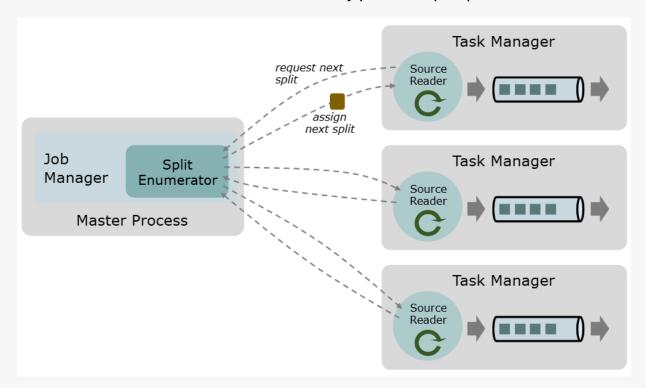


- <u>Introduzione</u>
- Architettura
- Data ingestion
- Data processing
- Risultat
- Conclusioni

DATA INGESTION



- Sono state implementate le richieste HTTP in Java attraverso le REST API per interfacciarsi con il Challenger
- L'API **Source** nativa di Flink svolge il ruolo di wrapper di queste API e permette ai dati di fluire nel sistema arrivando all'entry point del pre-processamento

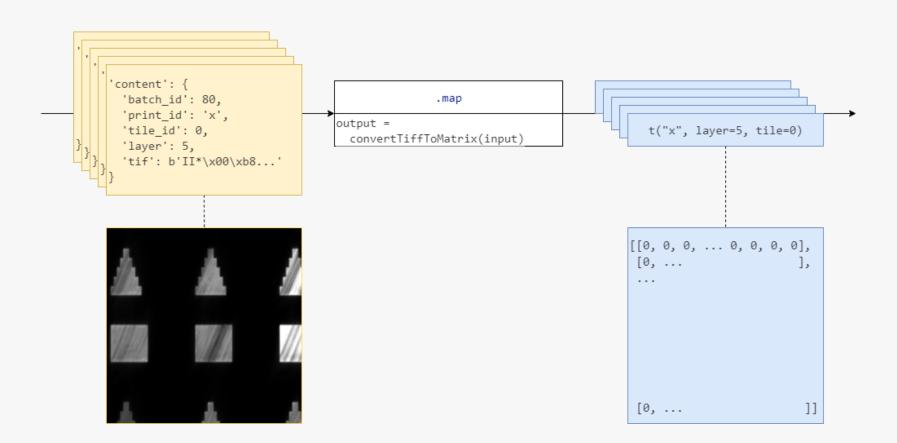


- <u>Introduzione</u>
- <u> Architettura</u>
- Data ingestion
- Data processing
- Risultati
- Conclusioni

DATA PRE-PROCESSING



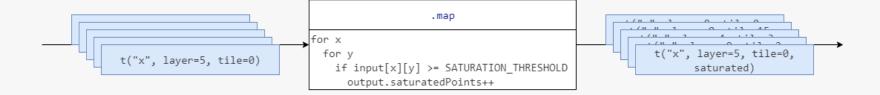
• Scopo: convertire i byte dell'immagine TIFF in una matrice di interi.



- Introduzione
- <u> Architettura</u>
- Data ingestion
- Data processing
- Risultat
- Conclusioni

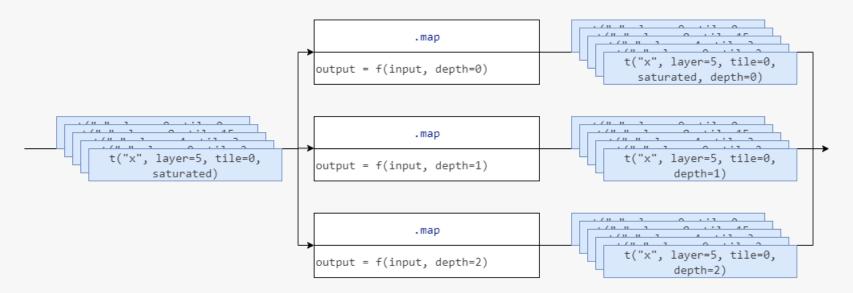


- Scopo: contare il numero di punti saturati.
 - o Punti con un valore di temperatura maggiore di una soglia.



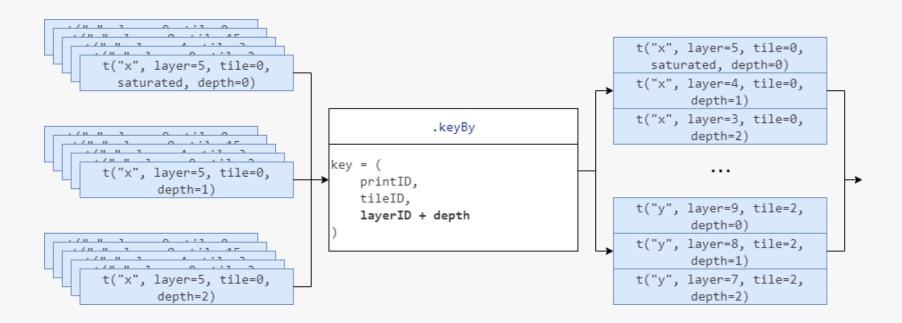
- <u>Introduzione</u>
- Architettura
- Data ingestion
- Data processing
- Risultat
- Conclusioni

- Scopo: individuare gli outliers.
- 2 diverse implementazioni: naive e kernel.
- Fase 1: Preparare lo stream per la computazione parallela
 - Applicare prima convoluzione se implementazione con kernel



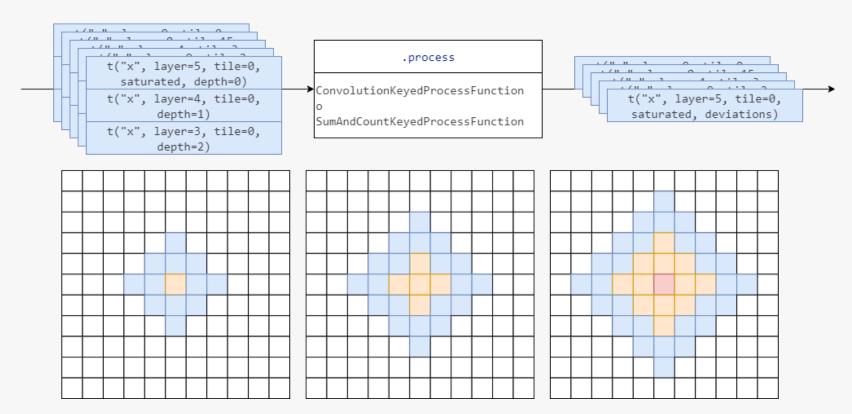
- <u> Introduzione</u>
- Architettura
- Data ingestion
- Data processing
- Risultat
- Conclusioni

- Fase 2: windowing (KeyBy).
- Una chiave per ogni finestra.



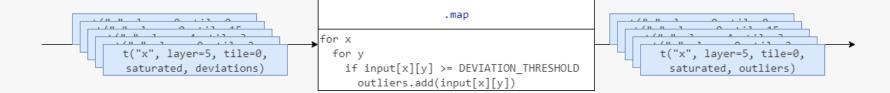
- <u>Introduzione</u>
- <u> Architettura</u>
- Data ingestion
- Data processing
- Risultat
- Conclusioni

- Fase 3: windowing (KeyedProcessFunction) e calcolare il valore della deviazione di temperatura locale.
 - Approccio basato su convoluzione o approccio naive.



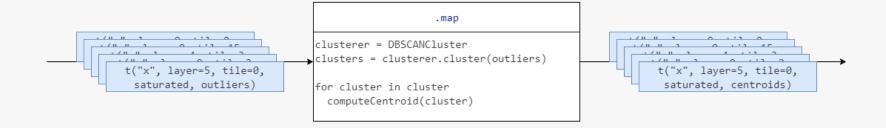
- <u> Introduzione</u>
- <u> Architettura</u>
- Data ingestion
- Data processing
- Risultati
- Conclusioni

- Fase 4: individuare gli outliers.
 - Punti la cui deviazione di temperatura locale supera una soglia.



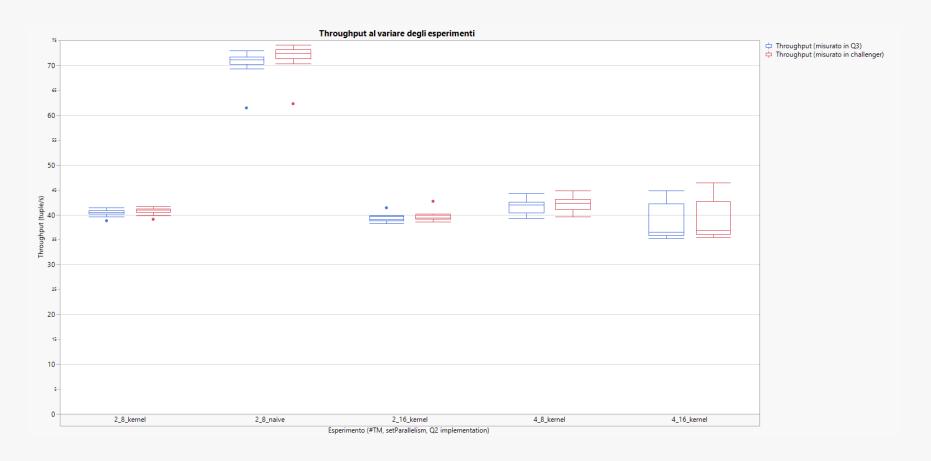
- <u>Introduzione</u>
- Architettura
- Data ingestion
- Data processing
- Risultat
- Conclusioni

- Scopo: clusterizzare gli outliers tramite l'algoritmo DBSCAN.
 - DBSCANClusterer di Apache Commons Math.



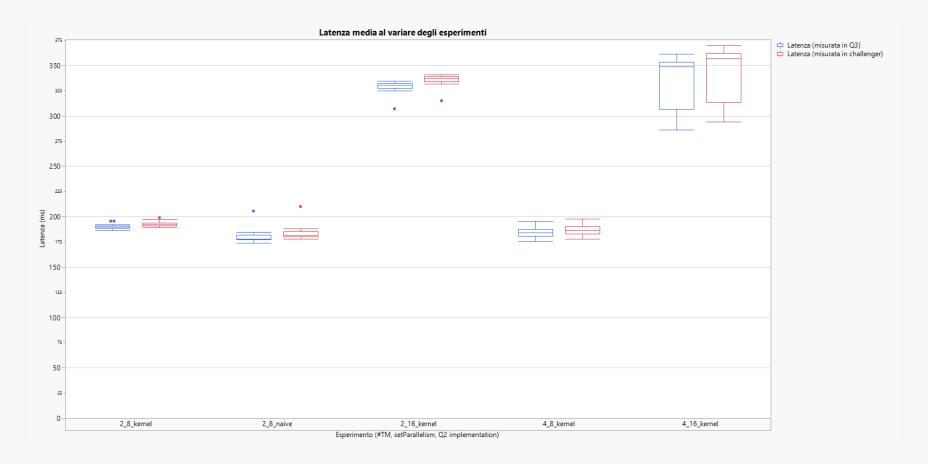
- <u>Introduzione</u>
- Architettura
- Data ingestion
- Data processing
- Risultat
- Conclusioni





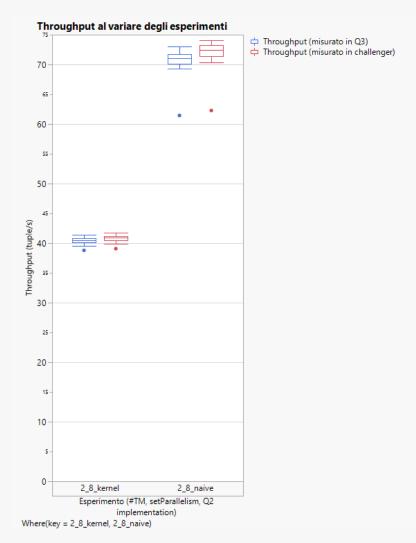
- Introduzione
- Architettura
- Data ingestion
- Data processing
- Risultat
- Conclusioni

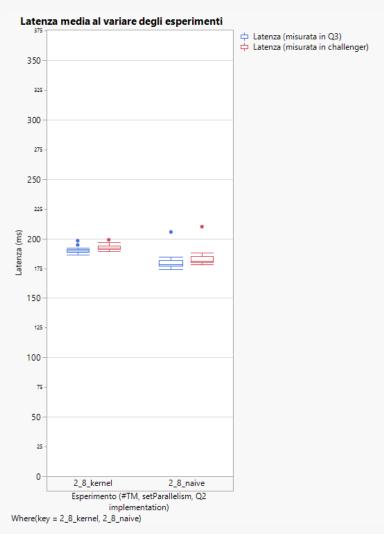




- Introduzione
- <u> Architettura</u>
- Data ingestion
- Data processing
- Risultat
- Conclusioni

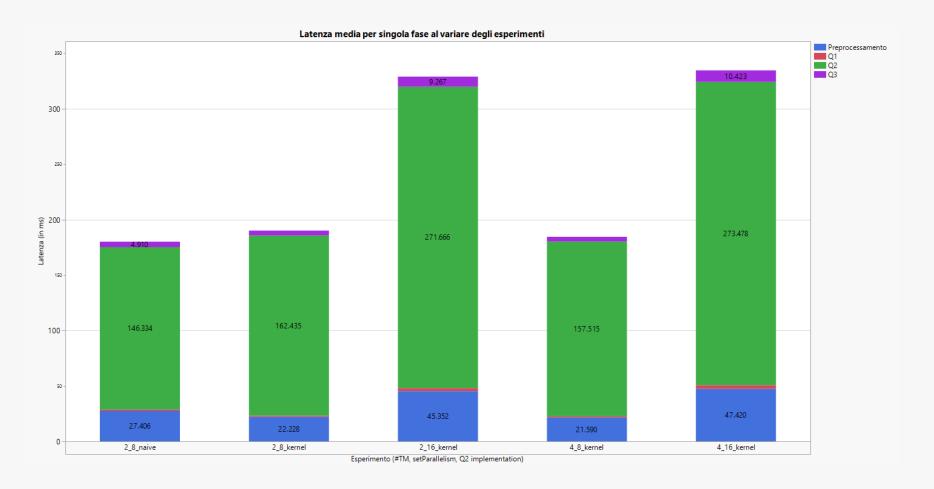






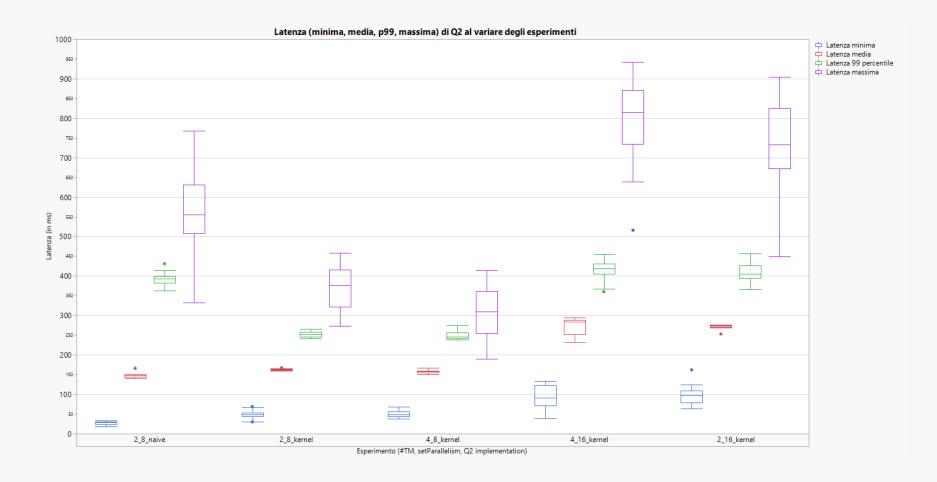
- <u>Introduzione</u>
- Architettura
- Data ingestion
- Data processing
- Risultat
- Conclusion





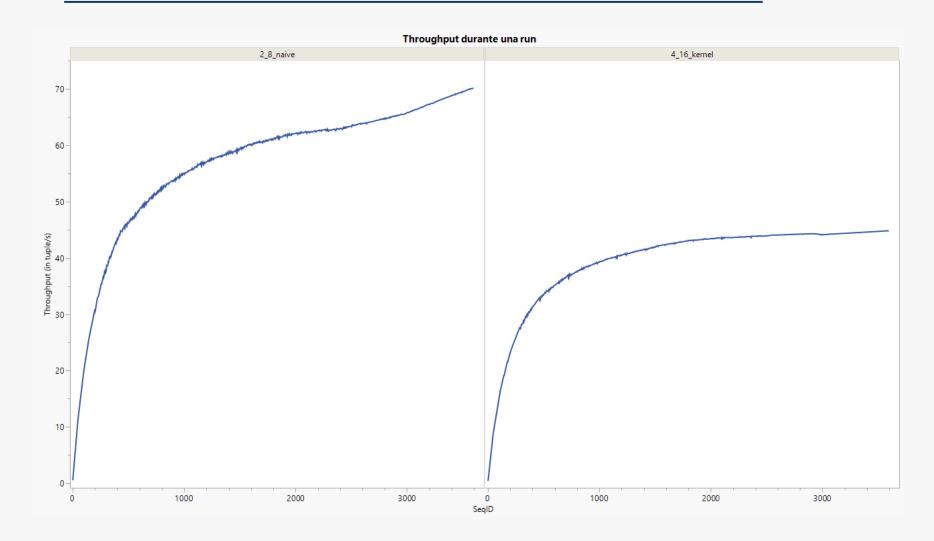
- Introduzione
- <u> Architettura</u>
- Data ingestion
- Data processing
- Risultat
- Conclusioni





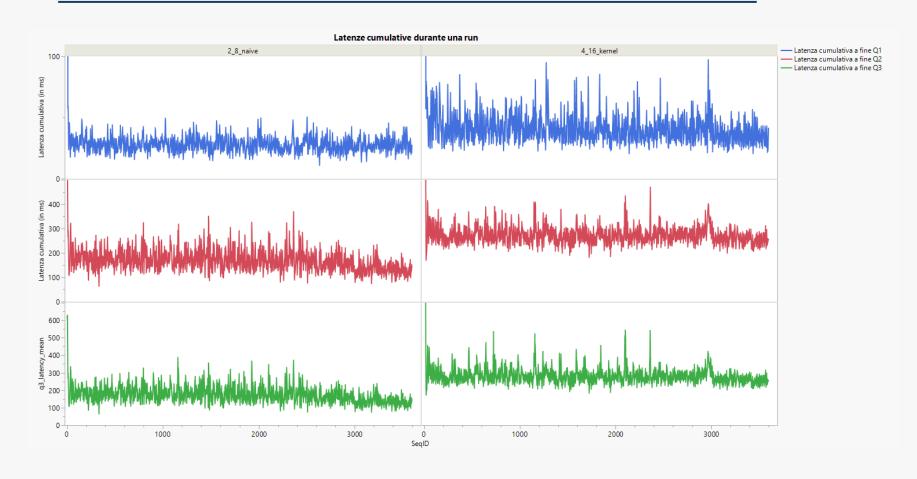
- Introduzione
- Architettura
- Data ingestion
- Data processing
- Risultat
- Conclusioni





- <u>| Introduzione</u>
- <u> Architettura</u>
- Data ingestion
- Data processing
- Risultati
- Conclusioni





- <u>Introduzione</u>
- Architettura
- Data ingestion
- Data processing
- Risultat
- Conclusion

CONCLUSIONI



- Throughput massimo ottenuto con la configurazione 2_8_naive, la quale ottiene una latenza simile a quella di 2_8_naive
 - La mancanza di accelerazione hardware può portare l'approccio convolutivo a non sfruttare appieno le sue potenzialità
- Raddoppiare il parallelismo di 8 a 16 comporta raddoppiare anche la latenza, mentre variare il numero di taskmanager non sembra avere effetto sulle metriche
 - Probabilmente, l'insufficiente disponibilità di risorse fisiche ha portato la maggiore allocazione di risorse virtuali ad introdurre ulteriori ritardi di comunicazione che hanno controbilanciato i benefici del parallelismo
- La fase più computazionalmente onerosa è la Query 2
 - L'approccio naive presenta variabilità maggiore

AGENDA

<u>Introduzione</u>

<u>Architettura</u>

Data ingestion

Data processing

Risultati

<u>Conclusioni</u>

MINACCE ALLA VALIDITÀ



Riguardo alle performance delle query:

- ! Validità esterna: il grado con cui si può generalizzare la scoperta di uno studio ad altre situazioni, persone, contesti e misure
 - Avere a disposizione più risorse hardware potrebbe portare la Query 2 con l'approccio kernel ad essere preferibile
- ! Validità conclusiva: si riferisce alla correttezza delle conclusioni
 - Le metriche di latenza e throughput potrebbero non essere il focus in altri contesti
 - > Le configurazioni scelte potrebbero non essere appropriate
- ! Affidabilità: si riferisce alla consistenza e ripetibilità delle misure
 - > I risultati dipendono fortemente dalla macchina su cui sono calcolati
 - > I risultati non sono riproducibili data l'impredicibilità delle CPU

AGENDA

<u>Introduzione</u>

<u>Architettura</u>

Data ingestion

Data processing

<u>Risultati</u>

Conclusioni





GRAZIE PER L' ATTENZIONE!

Link al progetto:



- <u>Introduzione</u>
- <u> Architettura</u>
- Data ingestion
- Data processing
 - <u>Risultat</u>
- <u>Conclusion</u>