

```
# Leggi il dataset dei tag
tags_dataset_path = "s3://tedx-2024-colo-data/tags.csv"
tags_dataset = spark.read.option("header", "true").csv(tags dataset path)
# Calcola frequenza tag
tag_counts = tags_dataset.groupBy("tag").agg(count("*").alias("tag_count"))
# Ordina tag: frequenza decrescente
tag_counts = tag_counts.orderBy(col("tag_count").desc())
# Risultati
tag_counts.show()
# Esegui una join tra i tag più frequenti e il dataset originale dei tag per ottenere tutte le info
top_tags_info = tag_counts.join(tags_dataset, "tag", "left")
# Mostra i risultati con tutte le informazioni
top tags info.show()
# Converte il DataFrame Spark in un DynamicFrame
tag_counts_dynamic_frame = DynamicFrame.fromDF(tag_counts, glueContext, "tag_counts_dynamic_frame")
# Opzioni per la scrittura nel database MongoDB
write mongo options = {
    "connectionName": "TEDX",
    "database": "unibg_tedx_2024",
    "collection": "tedx_tag_counts",
    "ssl": "true",
    "ssl.domain_match": "false"}
# Scrivi il DynamicFrame nel database MongoDB
glueContext.write dynamic frame.from options(
    tag_counts_dynamic_frame,
    connection_type="mongodb",
    connection options=write mongo options
```

Job 1 - PySpark

Questo job PySpark analizza i tag dei video TEDx, identificando quelli più frequenti, ordinandoli e integrando queste informazioni con il dataset originale. I risultati vengono poi salvati in un database MongoDB.



Job 2 - PySpark

Questo codice PySpark unisce i dati dei tag con i video TEDx per creare una visione aggregata, associando ogni tag a una lista di video e calcolando la frequenza di ciascun tag. I risultati vengono ordinati per frequenza e salvati in un database MongoDB per facilitarne l'accesso e l'analisi.

```
# Leggi il dataset dei tag
tags_dataset_path = "s3://tedx-2024-colo-data/tags.csv"
tags_dataset = spark.read.option("header", "true").csv(tags_dataset_path)
# Leggi il dataset principale dei video
tedx dataset path = "s3://tedx-2024-colo-data/final list.csv"
tedx_dataset = spark.read.option("header", "true").csv(tedx_dataset_path)
# Esegui una join tra i tag e i video per ottenere gli ID e i titoli dei video per ciascun tag
tag_video_info = tags_dataset.join(tedx_dataset, tags_dataset.id == tedx_dataset.id, "left") \
    .select(tags_dataset["tag"], tedx_dataset["id"].alias("video_id"), tedx_dataset["title"].alias("video_title"))
# Raggruppa per tag e crea una struttura dati all'interno di ciascun tag
tag_info = tag_video_info.groupBy("tag") \
    .agg(count("*").alias("tag_count"), collect_list(struct(col("video_id"), col("video_title"))).alias("videos"))
# Mostra i risultati
tag_info = tag_info.orderBy(col("tag_count").desc())
tag_info.show(truncate=False)
#DataFrame Spark-->DynamicFrame
tag_counts_dynamic_frame = DynamicFrame.fromDF(tag_info, glueContext, "tag_counts_dynamic_frame")
# Opzioni per la scrittura nel database MongoDB
write_mongo_options = {
    "connectionName": "TEDX",
    "database": "unibg_tedx_2024",
    "collection": "tedx_tag_countsFromVideo",
    "ssl": "true",
    "ssl.domain match": "false"
# Scrivi il DynamicFrame nel database MongoDB
glueContext.write_dynamic_frame.from_options(
    tag_counts_dynamic_frame,
    connection_type="mongodb",
    connection_options=write_mongo_options
```

RISULTATI:

Dati Elaborati

_id: "526880" id_related: "526880" slug: "george_zaidan_how_do_gas_masks_actually_work" speakers : "George Zaidan" title: "How do gas masks actually work?" url: "https://talkstar-assets.s3.amazonaws.com/production/talks/talk_128547/..." description: "You might think of gas masks as clunky military-looking devices. But i..." duration: "254" publishedAt : "2024-04-30T15:14:51Z" ▼ id_related_list : Array (3) 0: "109914" 1: "76541" 2: "100294" ▼ title_related_list : Array (3) 0: "Whatever happened to the hole in the ozone layer?" 1: "What's in the air you breathe?" 2: "Why plague doctors wore beaked masks" ▼ tags: Array (8) 0: "environment" 1: "technology" 2: "design" 3: "education" 4: "natural disaster" 5: "chemistry" 6: "TED-Ed" 7: "animation"

POSSIBILI EVOLUZIONI:



Web Scraping

Offrire tag maggiormente personalizzati in base alle parole utilizzate nei video



Job più complessi

Utilizzo di tecniche di aggregazione e filtri più avanzati



Integrazione di Grafici

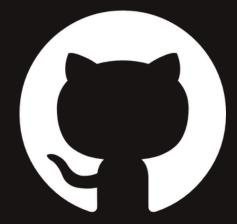
Inserire diagrammi per comprendere meglio l'interazione tra i diversi tag



Riferimenti



Trello



<u>Github</u>



