

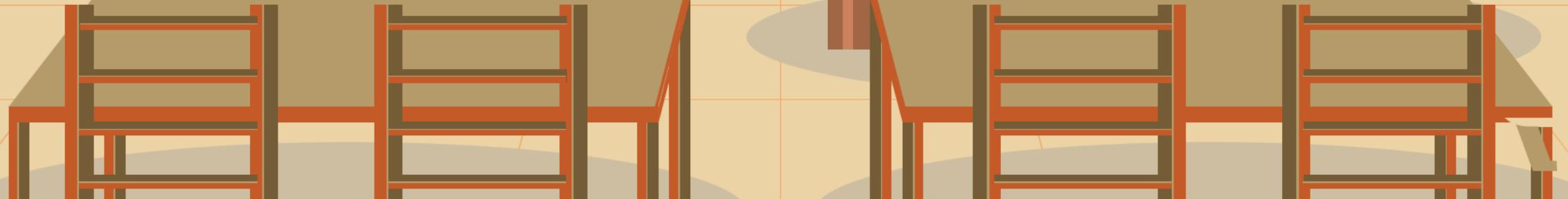
TEDxSCHOOL

AWS LAMBDA FUNCTIONS

Rota Leonardo 1086029
Bonomelli Pietro 1087035

1

3



Introduzione

Prima di procedere con la funzione Get_Watch_Next_by_Idx è necessario affrontare un problema.

Problema

I metadati standard (titolo, autore) non bastano per un consiglio didattico efficace.



Soluzione

Abbiamo potenziato la collezione MongoDB e aggiunto una nuova funzionalità.

Obiettivi

- Trasformare un database statico in un sistema dinamico che apprende dai feedback dei professori.
- Permettere ai professori di votare l'efficacia didattica di un video (scala 1-10). In questo modo il ranking non è basato su algoritmi commerciali, ma sul valore educativo percepito dai professori.

(Per i fini del progetto, abbiamo generato i voti in modo casuale).

2



Nuova struttura dati necessaria

- **avg_rating**: Il voto medio assegnato dalla comunità dei docenti.
 - **num_votes**: Il numero totale di valutazioni ricevute.

3

1° Lambda Function: Submit_Rating

Codice completo della LF su [GitHub](#)

```
import json
from pymongo import MongoClient

MONGO_URI = "mongodb+srv://unibg2025:unibg2025@mycluster.mpofoqq.mongodb.net/"
client = MongoClient(MONGO_URI)
db = client.unibg_tedx_2025
collection = db.tedx_clean_data_2

def lambda_handler(event, context):
    try:
        # Parsing dei dati in ingresso (ID del video e Voto)
        body = json.loads(event.get('body', '{}'))
        talk_id = body.get('id')
        nuovo_voto = body.get('rating') # Un numero da 1 a 10

        if not talk_id or nuovo_voto is None:
            return {"statusCode": 400, "body": json.dumps("Dati mancanti (id o rating)")}
        
        if nuovo_voto < 1 or nuovo_voto > 10:
            return {"statusCode": 400, "body": json.dumps("Il voto deve essere compreso tra 1 e 10")}

        # Recupero dati attuali
        talk = collection.find_one({"_id": talk_id})
        if not talk:
            return {"statusCode": 404, "body": json.dumps("Talk non trovato")}

        avg_vecchia = talk.get('avg_rating', 0)
        voti_vecchi = talk.get('num_votes', 0)

        # Calcolo della Nuova Media
        nuovi_voti_totali = voti_vecchi + 1
        nuova_avg = ((avg_vecchia * voti_vecchi) + nuovo_voto) / nuovi_voti_totali
        nuova_avg = round(nuova_avg, 1) # Arrotondiamo a una cifra decimale
    except Exception as e:
        return {"statusCode": 500, "body": json.dumps(f"Errore: {str(e)}")}

    return {"statusCode": 200, "body": json.dumps("Voto registrato con successo")}
```

Esempio di POST API di un professore quando valuta un Talk

The screenshot shows a Postman interface with a POST request to https://ctfug5w42c.execute-api.us-east-1.amazonaws.com/prod/Submit_Rating. The Body tab is selected, showing a raw JSON payload:

```
1 {
2   "id": "100858",
3   "rating": 10
4 }
```

Annotations point to the 'id' field as 'ID del video' and the 'rating' field as 'Voto'.

Below the request, the response is shown in a JSON tab:

```
1 {
2   "message": "Voto registrato con successo",
3   "vecchia_avg": 6.1,
4   "new_avg": 6.3,
5   "total_votes": 18
6 }
```

Il rating viene aggiornato correttamente calcolando la nuova media, e total_votes viene incrementato di 1.

4

Modello di Analisi: Come scegliamo cosa consigliare?

Adesso che abbiamo introdotto la funzione `Submit_Rating` possiamo procedere con la funzione richiesta: `Get_Watch_Next_by_Idx`.

Per offrire un consiglio coerente, abbiamo stabilito una gerarchia di importanza:

1. **Affinità Didattica (Priorità 1):** Confronto tra le materie del video attuale e dei video correlati.
2. **Qualità Validata (Priorità 2):** A parità di materia, il sistema premia il video con l'`avg_rating` più alto.
3. **Dettaglio Tematico (Priorità 3):** Utilizzo dei tags comuni per affinare la selezione finale.

Esempio: se l'utente sta guardando un video di Matematica, il sistema cercherà prima altri video di Matematica, mettendo in cima quelli più apprezzati dagli altri professori.



2° Lambda Function: Get_Watch_Next_by_Idx

Codice completo della LF su [GitHub](#)

```
import json
import os
from pymongo import MongoClient

MONGO_URI = "mongodb+srv://unibg2025:unibg2025@mycluster.mpofoqq.mongodb.net/"
client = MongoClient(MONGO_URI)
db = client.unibg_tedx_2025
collection = db.tedx_clean_data

def lambda_handler(event, context):
    try:
        # Recupero ID dall'URL (es: /watchnext?id=100858)
        talk_id = event.get('queryStringParameters', {}).get('id')

        if not talk_id:
            return {"statusCode": 400, "body": json.dumps("ID mancante")}

        # Recupero il talk principale
        current_talk = collection.find_one({"_id": talk_id})
        if not current_talk:
            return {"statusCode": 404, "body": json.dumps("Talk non trovato")}

        related_list = current_talk.get('related_videos_data', [])

        # Recuperiamo i voti aggiornati e le materie dei correlati
        related_ids = [v['id'] for v in related_list]
        full_related_docs = list(collection.find({"_id": {"$in": related_ids}}))

        # IL MODELLO DI ANALISI
        current_subjects = set(current_talk.get('subjects', []))
        current_tags = set(current_talk.get('tags', []))

        results = []
        for doc in full_related_docs:
            doc_subjects = set(doc.get('subjects', []))
            doc_tags = set(doc.get('tags', []))

            # Calcolo Score
            # Punteggio 1: Materie in comune
            subject_score = len(current_subjects.intersection(doc_subjects))
            # Punteggio 2: Voto dei Professori (avg_rating creato dal job Glue)
            rating_score = doc.get('avg_rating', 0)
            # Punteggio 3: Tag in comune
            tag_score = len(current_tags.intersection(doc_tags))

            results.append({
                "id": doc["_id"],
                "title": doc["title"],
                "speaker": doc["speaker"],
                "image": doc["image"],
                "subjects": list(doc_subjects),
                "tags": list(doc_tags),
                "rating": doc["rating"],
                "scores": {
                    "subject_match": subject_score,
                    "tag_match": tag_score
                },
                "reason": f"Scelto perché {subject_score} materie in comune e rating {rating_score} su {len(full_related_docs)} videos"
            })

    except Exception as e:
        return {"statusCode": 500, "body": json.dumps(str(e))}

    return {"statusCode": 200, "body": json.dumps(results)}
```

Esempio di GET API.

GET https://umghcgya0m.execute-api.us-east-1.amazonaws.com/prod/watchnext?id=100858

Docs Params Authorization Headers (7) Body Scripts Settings

Query Params

Key	Value
id	100858
Key	Value

Body Cookies Headers (8) Test Results (1/1)

{ } JSON ▾ Preview Visualize | ↴

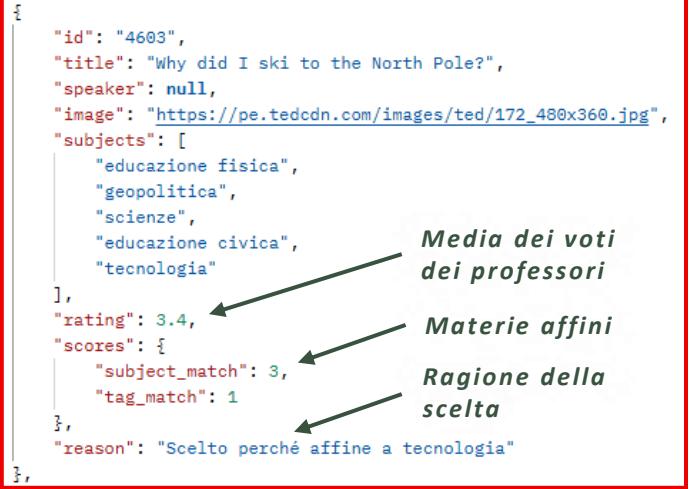
Il primo video è quello più adatto.

```
1 [ { 2   "id": "4603", 3     "title": "Why did I ski to the North Pole?", 4     "speaker": null, 5     "image": "https://pe.tedcdn.com/images/ted/172_480x360.jpg", 6     "subjects": [ 7       "educazione fisica", 8       "geopolitica", 9       "scienze", 10      "educazione civica", 11      "tecnologia" 12    ], 13    "rating": 3.4, 14    "scores": { 15      "subject_match": 3, 16      "tag_match": 1 17    }, 18    "reason": "Scelto perché affine a tecnologia" 19  }, 20   { 21     "id": "21389", 22     "title": "My 12 pairs of legs", 23   }
```

Media dei voti dei professori

Materie affini

Ragione della scelta



3° Lambda Function: Assign_Video

- Come funzionalità aggiuntiva a scelta, abbiamo deciso di implementare un modulo di Gestione Classroom.
L'obiettivo è permettere ai docenti di creare un ponte diretto con i propri studenti, assegnando i talk TEDx come compiti o approfondimenti mirati.
- Per la struttura dati, abbiamo popolato su MongoDB Atlas una collezione chiamata classrooms. ([GitHub](#))
La classe è stata concepita come un'entità condivisa in cui possono operare più professori contemporaneamente. Nel documento della classe, ogni compito assegnato è un oggetto che contiene l'ID del video, la materia e l'email del docente.
- Il tutto viene gestito dalla funzione Lambda Assign_Video. Questa funzione riceve dall'applicazione i dettagli del compito e interagisce con il database tramite l'operatore atomico \$push. Questo ci permette di assegnare nuovi talk all'array dei compiti garantendo integrità dei dati anche in caso di accessi simultanei da parte di professori diversi.
- L'interazione avviene tramite un'API POST dedicata, esposta su AWS API Gateway, di cui vedremo un esempio nella prossima slide.



3° Lambda Function: Assign_Video

Codice completo della LF su [GitHub](#)

```
import json
from pymongo import MongoClient

MONGO_URI = "mongodb+srv://unibg2025:unibg2025@mycluster.mpofoqq.mongodb.net/"
client = MongoClient(MONGO_URI)
db = client.unibg_tedx_2025
collection = db.classrooms

def lambda_handler(event, context):
    try:
        # Recupero dati dal body della richiesta (da Flutter)
        body = json.loads(event.get('body', '{}'))
        class_name = body.get('class_name') # "3A Liceo Classico"
        prof_email = body.get('prof_email')
        subject = body.get('subject')
        video_id = body.get('video_id')
        date = body.get('date', "2026-01-06") # Default se manca

        if not all([class_name, video_id, prof_email]):
            return {"statusCode": 400, "body": json.dumps("Dati mancanti")}

        # Aggiornamento su MongoDB tramite $push
        result = collection.update_one(
            {"name": class_name},
            {
                "$push": {
                    "assignments": {
                        "prof_email": prof_email,
                        "subject": subject,
                        "video_id": video_id,
                        "date": date
                    }
                }
            }
        )
    except Exception as e:
        return {"statusCode": 500, "body": str(e)}
```

Esempio di POST API: il professore assegna un compito di filosofia.

POST https://rmzhxx8uz6.execute-api.us-east-1.amazonaws.com/prod/assign-video

Docs Params Authorization Headers (9) Body Scripts Settings

none form-data x-www-form-urlencoded raw binary GraphQL JSON

```
1 {  
2     "class_name": "3A Liceo Classico",  
3     "prof_email": "gentili.filosofia@scuola.it",  
4     "subject": "filosofia",  
5     "video_id": "101898",  
6     "date": "2026-01-06"  
7 }
```

Body Cookies Headers (8) Test Results (1/1)

{ } JSON ▾ Preview Visualize ▾

1 "Compito assegnato con successo!"



Criticità tecniche

- Durante lo sviluppo si è riscontrata una criticità legata al timeout predefinito di AWS Lambda. L'esecuzione falliva dopo 3 secondi a causa della latenza necessaria per l'inizializzazione della connessione con il cluster MongoDB Atlas. Il problema è stato risolto aumentando il timeout a 10 secondi.
- Una limitazione tecnica rilevante è emersa nella gestione delle librerie non native, come PyMongo. Poiché l'ambiente di runtime di Lambda non include driver per database esterni, è stato necessario implementare dei Deployment Packages manuali.
- L'attuale algoritmo di raccomandazione potrebbe consigliare video che l'utente ha già visto.

Possibili evoluzioni

- Il sistema è predisposto per integrare funzionalità di Adaptive Learning. Incrociando i dati sulla difficoltà dei video con i feedback dei docenti, la piattaforma potrebbe suggerire percorsi di studio personalizzati.
- Notificare gli studenti quando il professore aggiunge un compito.
- Una soluzione al problema delle raccomandazioni a video che l'utente ha già visto: consiste nell'introdurre una gestione dello stato della sessione per tracciare i contenuti già visualizzati o suggeriti, garantendo una navigazione sempre varia.

GitHub

Trello

Rota Leonardo 1086029
Bonomelli Pietro 1087035

11

