#### Università degli Studi di Perugia



Dipartimento di Matematica e Informatica

TESI DI LAUREA TRIENNALE IN INFORMATICA

# Approccio Deep Learning al Topic Modeling: Analisi di annunci di lavoro tramite BERT

Relatore Laureando

Prof. Valentina Poggioni

Tommaso Bagiana

Anno Accademico 2024-2025



## Indice

1	Introduzione			
	1.1	Cos'è il Topic Modeling		
	1.2	Analisi del paper The Dynamics of Data Analytics Job Skills:		
		a Lon	$gitudinal\ Analysis\ .\ .\ .\ .\ .\ .\ .\ .\ .\ .\ .\ .\ .$	6
	1.3	Appro	occio con BERT	7
<b>2</b>	Data Cleaning			
	2.1	Strate	egie di data cleaning usate	8
	2.2	Divisi	one in paragrafi	8
	2.3	Classi	ficazione paragrafi	8
3	BERTopic			
	3.1	Pipeli	ne	9
		3.1.1	Embedding	9
		3.1.2	Dimensionality Reduction	9
		3.1.3	Clustering	10
		3.1.4	Tokenizer	10
		3.1.5	Cosa si può migliorare	10
4	Ris	ultati 1	finali	11
5	Cor	nclusio	ni	12

Ringraziamenti

## Introduzione

Panoramica introduttiva del progetto, motivazione della ricerca e obiettivi principali.

#### 1.1 Cos'è il Topic Modeling

Descrivere in termini generali l'obiettivo del topic modeling, le tecniche classiche e i vantaggi rispetto ad approcci basati su keyword.

## 1.2 Analisi del paper The Dynamics of Data Analytics Job Skills: a Longitudinal Analysis

Riassumere i contributi principali del paper, le metodologie adottate e gli spunti che guidano la replica o l'estensione del lavoro.

### 1.3 Approccio con BERT

Introdurre il modello BERT, motivare la sua scelta per il topic modeling e spiegare a livello concettuale la pipeline prevista.

## **Data Cleaning**

Introdurre le fasi preliminari di pulizia dati e il razionale delle scelte effettuate.

#### 2.1 Strategie di data cleaning usate

Elencare le tecniche applicate (rimozione stopword, normalizzazione, gestione dei duplicati, anonimizzazione, ecc.) indicando per ciascuna motivazioni e strumenti.

#### 2.2 Divisione in paragrafi

Descrivere come i testi degli annunci vengono segmentati in paragrafi o blocchi tematici, includendo eventuali regole euristiche o soglie adottate.

#### 2.3 Classificazione paragrafi

Spiegare il processo di etichettatura o clustering preliminare dei paragrafi, specificando se è supervisionato o meno e come si valida la coerenza delle classi.

## **BERTopic**

Descrivere l'architettura di BERTopic e le motivazioni per cui è stata scelta per l'analisi degli annunci.

#### 3.1 Pipeline

Presentare la pipeline end-to-end, evidenziando gli input, le trasformazioni intermedie e l'output finale del modello.

#### 3.1.1 Embedding

Indicare come vengono generati gli embedding con BERT (o varianti), eventuali fine-tuning e impostazioni rilevanti.

#### 3.1.2 Dimensionality Reduction

Illustrare l'algoritmo di riduzione dimensionale adottato (es. UMAP), i parametri principali e l'impatto sulla qualità dei topic.

#### 3.1.3 Clustering

Spiegare il metodo di clustering (es. HDBSCAN), i criteri di scelta dei parametri e come viene determinato il numero di topic.

#### 3.1.4 Tokenizer

Dettagliare il tokenizer utilizzato, le strategie di pre-processing e qualsiasi personalizzazione per il dominio degli annunci di lavoro.

#### 3.1.5 Cosa si può migliorare

Discutere criticità note, possibili ottimizzazioni della pipeline e idee per estensioni future di BERTopic nel progetto.

## Risultati finali

Descrivere i topic ottenuti, le metriche di valutazione e le principali evidenze emerse dall'analisi degli annunci.

Inserire tabelle, grafici e commenti qualitativi che illustrino chiaramente l'efficacia dell'approccio BERTopic applicato al dataset.

## Conclusioni

Sintetizzare i risultati principali e delineare i possibili sviluppi futuri.

# Bibliografia

# Ringraziamenti

Testo dei ringraziamenti da completare.