TEACH-TUNER

A CURA DI NOCERA SALVATORE, FATTORUSO MATTIA

La comunicazione in classe a una nuova frequenza

ABSTRACT

PUNTI FONDAMENTALI

$\Lambda 1$				
01	lask	del	model	IC

- 02 Obiettivo progetto
- Perchè usare TeachTuner
- O4 Come lo abbiamo creato
- 05 Confronto dei modelli
- 06 Demo
- 07 Conclusioni



1. Task del Modello

Sentiment Analysis

La Sentiment Analysis utilizza tecniche di Intelligenza Artificiale e di elaborazione del linguaggio naturale (NLP) per analizzare il testo e dedurre il sentimento espresso



2. Obiettivo

Un modello AI creato per dare voce a ogni studente, trasformando le loro opinioni in feedback chiari e concreti, che consentono ai **professori di perfezionare l'insegnamento** in modo mirato e altamente efficace.

3. Perchè usare teach tuner

Teach-Tuner **innova** l'acquisizione di feedback studenteschi, offrendo una **comprensione più profonda** rispetto ai tradizionali questionari a scelta multipla, che non riescono a catturare le sfumature e la ricchezza delle **opinioni** degli studenti

Con Teach-Tuner, ogni lezione può essere adattata in base ai bisogni reali degli studenti, **migliorando continuamente il processo di insegnamento.**



4. Come lo abbiamo creato

Step Fondamentali

Raccolta Dati

PreProcessing

Machine Learning

Visualizzazione

4.1 Raccolta dei dati

Nonostante le difficoltà iniziali nel reperire dataset adatti alle nostre esigenze, siamo riusciti a individuare due fontiche ci hanno permesso di avviare il nostro lavoro con una solida base dati.

```
Abblication of credits, smolletule_agains grades | Molecules | Mol
```

RateMyProfessor.csv

Commenti di studenti di diverse Università riguardo i propri professori

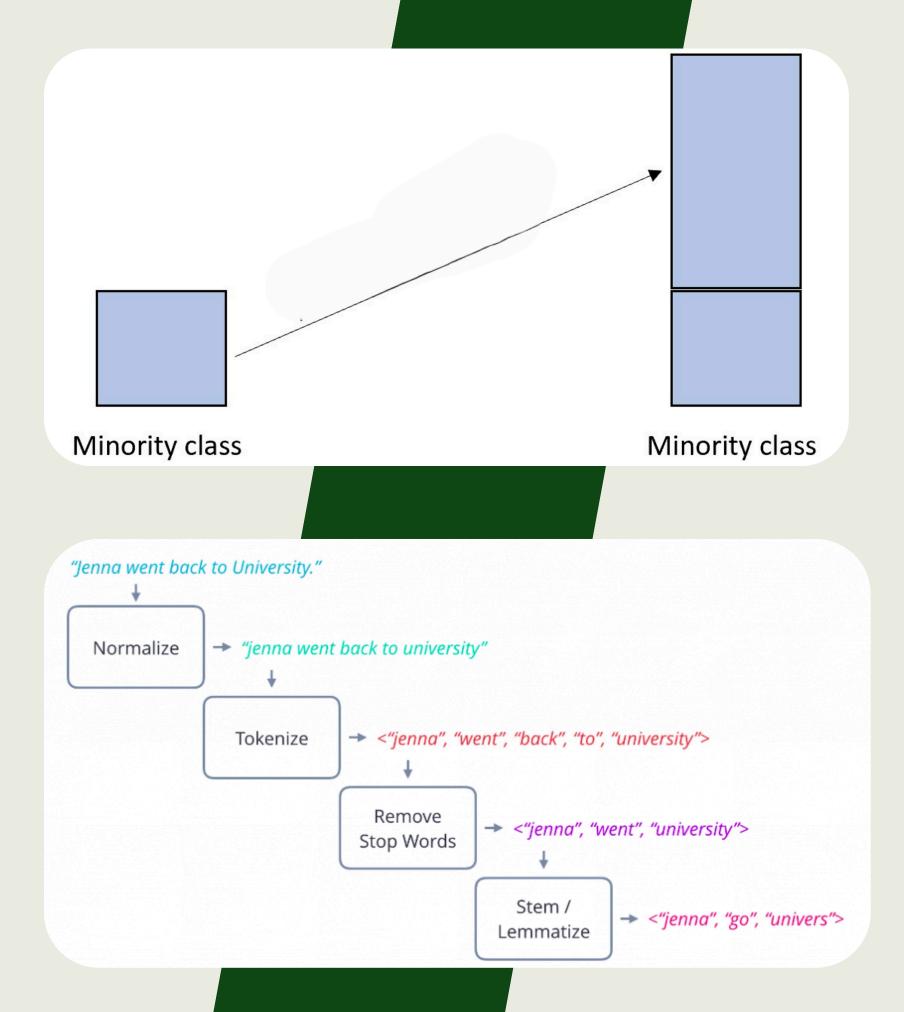
Coursera Dataset.csv

Recensioni di corsi emanati da coursera

4.2 PreProcessing

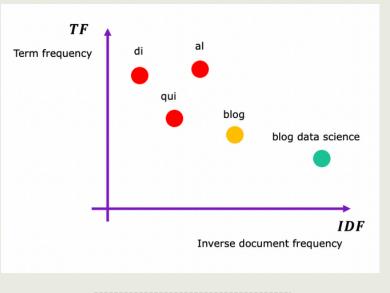
Fase fondamentale per modellarei i dati necessari al modello per l'addestramento e la valutazione.

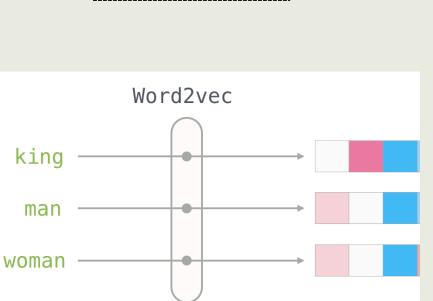
- 1. Bilanciamento delle classi nel Dataset
- 2. Rimozione di stop word, punteggiatura e caratteri speciali.
- 3. Conversione in minuscolo, *tokenizzazione*, *lemmatizzazione/stemming*.
- 4. *Codifica* dei testi in vettori numerici anche nota come **Feature Extraction**

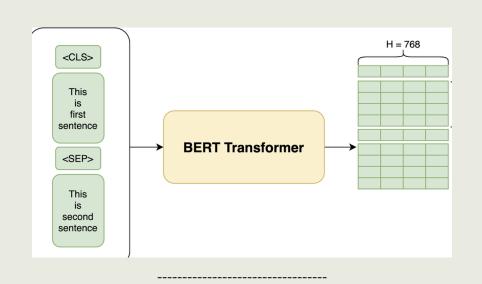


Feature Extraction

All'interno del nostro progetto abbiamo utilizzato 3 principali tecniche di **embedding**:







TF-IDF

Assegna un peso maggiore alle parole frequenti in un documento, ma rare nel resto del corpus, per evidenziare parole significative

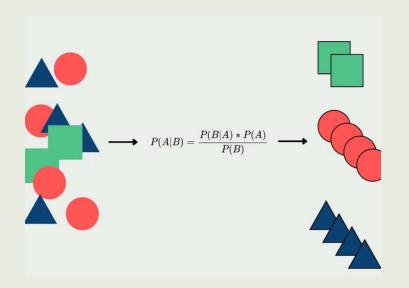
WORD2VEC

Converte le parole in vettori numerici, catturando le loro relazioni semantiche basate sul contesto.

BERT

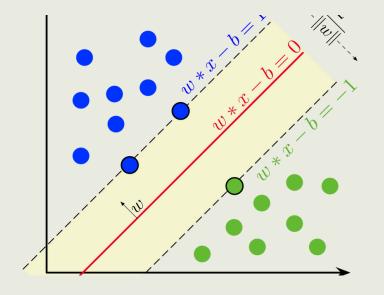
Crea rappresentazioni contestuali delle parole, considerando il loro significato in base al contesto precedente e successivo nella frase.

4.3 Modelli utilizzati



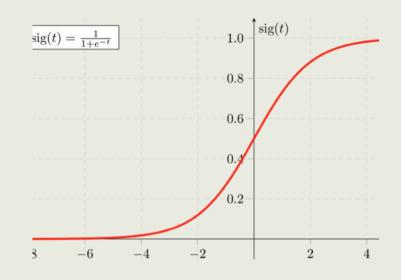
Multinomial Naive Bayes

: Un modello probabilistico basato sul teorema di Bayes, che assume che le caratteristiche (parole) siano indipendenti l'una dall'altra



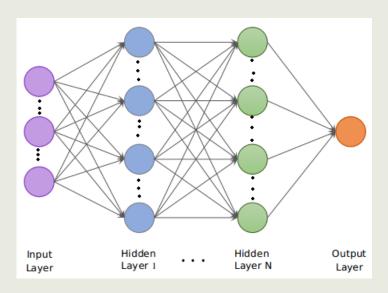
Support Vector Machine

Un modello di classificazione che cerca di trovare un iperpiano ottimale che separa i dati in diverse classi



Regressione Logistica

Un modello di classificazione che stima la probabilità che un dato appartenga a una classe attraverso una funzione logistica.

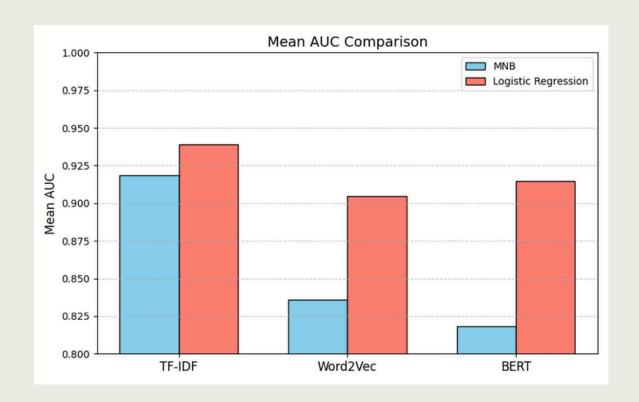


Rete Neurale

Una Feedforward Neural Network (FNN) in cui i dati fluiscono solo in avanti, dagli input agli output, senza cicli.

5. Valutazione modelli

La media AUC misura la capacità di un modello di distinguere tra le classi. In classificazione multiclasse come il nostro caso, si calcola l'AUC per ogni classe e si media il risultato. Un valore più alto indica una migliore capacità discriminativa.



1.000
0.975
0.950
0.900
0.875
0.850
0.800

TF-IDF

Mean AUC Comparison

SVM
Logistic Regression

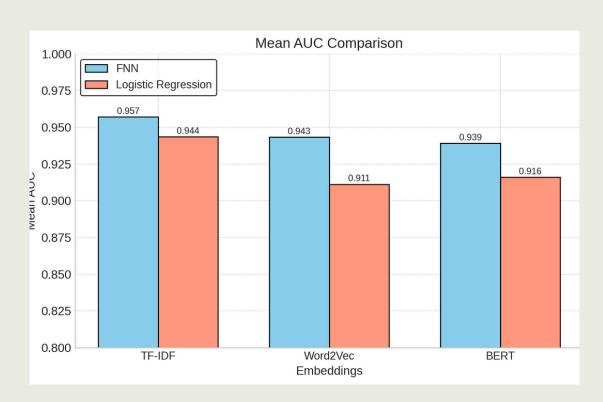
O.950

D.950

SVM
Logistic Regression

SVM
Logistic Regression

BERT



Multinomial Naive Bayes vs Regressione Logistica

Support Vector Machine vs Regressione Logistica

Rete Neurale vs Regressione Logistica

6. Demo

Welcome to TeachTuner

Discover how sentiment analysis revolutionizes education by transforming student feedback into actionable insights.

Empower educators to improve teaching quality with data-driven decisions, making learning experiences more effective!



io to form Go to dashboard



