### UNIVERSITÀ DEGLI STUDI DI FIRENZE

#### DIPARTIMENTO DI INGEGNERIA DELL'INFORMAZIONE



Corso di Laurea in Ingegneria Informatica

### **Edit Distance**

Professore: Candidato:

Ch.mo Prof. Hamidreza Hashemi Simone Marinai Mat. 5996260

Corso:

Algoritmi e Strutture Dati

ANNO ACCADEMICO 2020/2021

Dedicata a coloro che ci provano ogni giorno.

# INDICE

In	troduzione	stance 4	
1	Edit Distance	4	
2	Implementazione	6	
3	Conclusione e Confronto	8	

## INTRODUZIONE

In questo eserizio vediamo insieme l'algoritmo edit distance e l'implementazione nel linguaggio python. Questo algoritmo serve per trovare la parola più simile ad una query in un lessico di parole.

### CAPITOLO 1

### EDIT DISTANCE

L'algoritmo Edit Distance trova la distanza tra una parola e un'altra. La distanza qui vuoldire il numero di volte di fare certe operazioi per arrivare alla parola di lessico. Questa distanza si chiama la distanza di Levenshtein. Queste operazioni sono :

- Inserimento
- Cancellazione
- Sostituzione

```
idef editDistDP(str1, str2, m, n):
    cost = np.zeros((m + 1, n + 1))
    for i in range(m + 1):
        if i == 0:
            cost[i, j] |= j
            elif j == 0:
            cost[i, j] = i
            elif str1[i - 1] == str2[j - 1]:
            cost[i, j] = cost[i - 1, j - 1]
        else:
            cost[i, j] = 1 + min(cost[i, j - 1], cost[i - 1, j], cost[i - 1, j - 1])
        return cost[m, n]
```

Figura 1.1: Edit distance in python

#### 1. EDIT DISTANCE

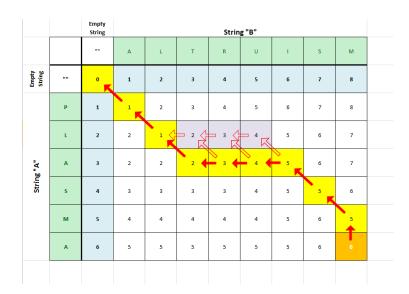


Figura 1.2: Esempio di Edit Distance

Il costo temporale di edit distance è  $\theta(m\cdot n)$  dove m<br/> e n sono le lunghezze di stringhe. Questo algoritmo può essere applicato in Biologia ed el<br/>aborazione del linguaggio naturale.

### CAPITOLO 2

### **IMPLEMENTAZIONE**

Ci sono diversi modi per implementare algoritmo edit distance. Uno di questi è l'implementazione con N-Grams. N-Grams divide una stringa e crea una sottosequenza di n elementi. Questo implementazione normalmente serve per migliorare il costo temporale dell'algoritmo perchè prima di trovare la distanza tra le due parole lunghe, va a vedere se esiste una sottosequenza di N-Gram nella parola di lessico e poi va a calcolare la distanza. Vediamo un'esempio qui sotto:

..AGCTTCGA.. 
$$\longrightarrow$$
 .., AGC, GCT, CTT, TTC, TCG, CGA,... Questo è un esempio di **3-Gram**.

Si può trovare la distanza tra le due parole calcolando il **Coefficiente di Jaccard** tra gli N-Grams. la formula del coefficiente di Jaccard è :

$$JC = \frac{A \cap B}{A \cup B}$$
, dove A e B sono i set di N-Grams

#### 2. IMPLEMENTAZIONE

Figura 2.1: ngrams in thread

In questo esercizio è stato implementato Edit distance semplice e con gli N-Grams. Il programma trova le parole che hanno almeno una sottosequenza di N-Grams nella parola di query. Poi va a calcolare il coefficiente di Jaccard tra gli N-Grams e da come output i primi 3 valori più simili rispetto alla parola query. Dopo calcola la distanza tra queste 3 parole con la parola query. Questo serve per ottimizzare il costo temporale. Come vediamo nella figura di sopra, il calcolatore di jaccard è stato implementato come un Thread di python. Ogni thread può cercare la parola più simile in un lessico.

### CAPITOLO 3

### CONCLUSIONE E CONFRONTO

Abbiamo provato diversi algoritmi per trovare la somiglianza tra 2 parole. Come un esempio è stato provato la somiglianza tra la parola "tigr" e un lessico di parole italiane con l'algoritmo di 3grams:

```
Starting th1
Exiting th1
3Grams !!
Word : tigra
with Jaccard Coefficient : — 0.67 —
has the minimum distance : 1.0
Word : tigre
with Jaccard Coefficient : — 0.67 —
has the distance : 1.0
Word : tigri
with Jaccard Coefficient : — 0.67 —
has the distance : 1.0
Spent time : 0.66
```

Tabella 3.1: Output generato

#### 3. CONCLUSIONE E CONFRONTO

provando da 1-Gram e aumentando la divisione della query si capisce che il tempo diminuisce e la precisione aumenta. Vediamo dalla tabella 3.2, il risultato di una serie di esperimentazioni.

Tempo trascorso in sec.									
Query	1-Gram	2-Grams	3-Grams	4-Grams	Edit				
					Distance				
can	5.3722	2.1627	0.6163	err	67.3821				
tigr	5.5277	2.0518	0.6595	0.5442	77.3288				
conigl	5.5500	2.1150	1.0300	0.6344	112.7757				

Tabella 3.2: confronto di tempo tra N-Grams.

Come vediamo per la query "can" abbiamo un errore in 4-grams perchè non è divisibile a 4 caratteri. Dalla tabella 3.3 notiamo che aumentando la divisione abbiamo le parole più precise :

Parole trovate								
Query	1-Gram	2-Grams	3-Grams	4-Grams	Edit			
					Distance			
can	accana	can	can	err	can			
	anca	cana	cana					
	can	cancan	cane					
tigr	tigri	tigra	tigra	tigra	tigi			
	aggirati	tigre	tigre	tigre				
	argati	tigri	tigri	tigri				
conigl	ciglioni	conigli	conigli	conigli	conigli			
	cigolino	coniglia	coniglia	coniglia				
	cinciglio	coniglie	coniglie	coniglie				

Tabella 3.3: confronto di parole tra N-Grams.

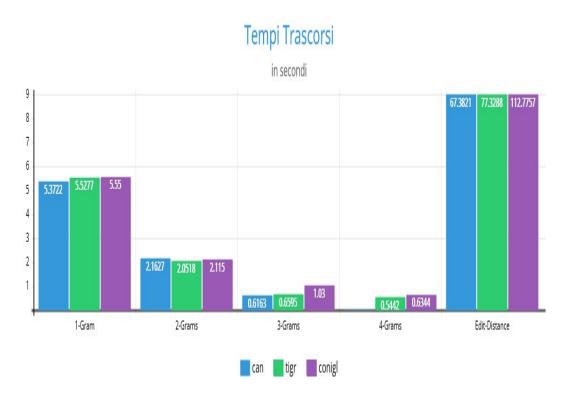


Figura 3.1: tempi trascorsi in sec.

Possiamo notare che L'algoritmo Edit Distance è notevolmente più costoso rispetto ai N-Grams

\*\*\*