# Analisi di Yelp Open Dataset

## Lorenzo Vainigli

Corso di Intelligenza Artificiale a.a. 2019/20 Laurea Magistrale in Informatica Università di Bologna

## Indice

1	Introduzione			2
2	Dati			2
3	Obi	ettivi		2
4	Strumenti			3
5	<b>Svil</b> 5.1	<b>uppo</b> Carica	mento dei dati	<b>3</b> 4
6	Risultati			4
	6.1	Eserciz 6.1.1 6.1.2 6.1.3 Utenti 6.2.1 6.2.2 6.2.3	zi commerciali  Migliori e peggiori  Categorie  Ubicazione  Distribuzione di average_stars  Distribuzione di fans  Distribuzione di review_count	4 4 5 5 5 5 6 6
7	Con	clusion	ai	6

### 1 Introduzione

I file di questo progetto sono disponibili nel repository dell'autore su GitHub [1].

### 2 Dati

Yelp Open Dataset [2] è una base di dati che raccoglie informazioni su esercizi commerciali di varie categorie. I dati sono utilizzabili per uso personale, educativo o accademico, sono disponibili in formato JSON e sono divisi in alcuni file:

- business.json (153 MB): contiene le informazioni relative agli esercizi commerciali tra cui ubicazione e categoria.
- review.json (6,33 GB): contiene i testi delle recensioni includendo l'identificativo dell'utente che ha scritto la recensione e l'esercizio commerciale oggetto della recensione.
- user.json (3,27 GB): contiene i dati associati ai singoli utenti, inclusi gli identificativi degli amici.
- *tip.json* (263 MB): contiene dei suggerimenti che gli utenti scrivono a proposito degli esercizi commerciali. Possono essere visti come delle brevissime recensioni.

Il database contiene anche i file *checkin.json* e *photos.json*, ma non sono stati presi in considerazione per lo sviluppo di questo progetto.

## 3 Obiettivi

Lo scopo del progetto prevede l'analisi dei dati al fine di studiare la loro struttura e il loro contenuto, al fine di estrapolare osservazioni interessanti su di essi. Non si tratta solo di aggregare record o trovare valori minimi, massimi o medi, ma di applicare anche tecniche di NLP e machine learning. In partcolare, le finalità del progetto richiedono:

T1) il riconoscimento automatico di una review positiva o negativa;

- T2) il raggruppamento degli utenti in base alle loro preferenze o comportamento sulla piattaforma;
- T3) il raggruppamento automatico dei locali in base a criteri di similitudine data una certa località.

A queste, ne sono state aggiunte altre:

- T4) analisi dei singoli file JSON;
- T5) classificazione dei locali migliori e peggiori per ogni categoria;
- T6) locali aperti nelle vicinanze dell'utente;
- T7) utenti con le recensioni più affidabili (comparando il loro voto alla media dei voti di un determinato locale);
- T8) migliori recensioni e suggerimenti (tips) per un locale.

#### 4 Strumenti

Per conseguire gli obiettivi sopra citati i dati sono stati elaborati in Python con l'utilizzo di Jupyter Notebook [3].

## 5 Sviluppo

Per ogni obiettivo (o target)  $T^*$  è stato creato un notebook presente nella cartella notebooks:

- T1) reviews\_classification.ipynb;
- T2) users\_grouping.ipynb;
- T3) businesses\_grouping.ipynb;
- T4) business.ipynb, review.ipynb, tip.ipynb, user.ipynb;
- T5) best\_and\_worst\_businesses.ipynb;
- T6) closest\_opened\_businesses.ipynb;
- T7) best\_reviewers.ipynb;
- T8) best\_business\_tips.ipynb.

#### 5.1 Caricamento dei dati

Per motivi di performance non è stato possibile analizzare tutto il contenuto dei file review.json e user.json, poiché troppo grandi.

### 6 Risultati

#### 6.1 Esercizi commerciali

Il file business.json contiene 209.393 record, ognuno composto da 14 campi: address, attributes, business\_id, categories, city, hours, is\_open, latitude longitude, name, postal\_code, review\_count, stars e state.

#### 6.1.1 Migliori e peggiori

Per questa classificazione sono stete prese in considerazione il numero di stelle assegnate a ogni esercizio commerciale e il numero di recensioni ricevuto. Si presume che, a partità di stelle, più il numero di recensioni è alto, più questo valore sia affidabile.

Sono state analizzate quattro delle categorie più diffuse: Restaurants, Shopping, Health & Medical and Automotive.

Little Miss BBQ (Phoenix, AZ), Brew Tea Bar (Las Vegas, NV) e Cocina Madrigal (Phoenix, AZ) sono i migliori ristoranti secondo la media delle stelle e il numero di recensioni ricevute, mentre McDonald's (Las Vegas, NV), KFC (Avondale, AZ) e McDonald's (Fort Mill, SC) sono i peggiori. Tra i negozi catalogati come Shopping, i migliori sono Eco-Tint (Las Vegas, NV), Studio 21 Tattoo Gallery (Las Vegas, NV) e FINO for MEN (Las Vegas, NV). I peggiori sono DIRECTV (Phoenix, AZ), Bank of America Store and Heritage Center (Charlotte, NC) e Teleflora Fresh Flowers (Las Vegas, NV).

Bangkok Thai Spa Massage (Las Vegas, NV), Simply Skin Las Vegas (Las Vegas, NV) e Richards Cosmetic Surgery, Med Spa & Laser Center (Las Vegas, NV) sono i luoghi migliori per la categoria *Health & Medical*. Sempre per quanto riguarda questa categoria, i luoghi peggiori sono SilverScript Medicare (Phoenix, AZ), Apria Healthcare (Henderson, NV) e OptumCare Primary Care - Deer Valley (Phoenix, AZ).

I migliori esercizi commerciali per *Automotive* sono **Eco-Tint** (Las Vegas, NV), **Precision Window Tint** (Henderson, NV) e **DC Auto Luxury** 

Window Tinting (Las Vegas, NV). I peggiori sono Phoenix Car Rental (Phoenix, AZ), LendingTree (Charlotte, NC) e Seller Networks (Las Vegas, NV).

Considerando le città, **Las Vegas** è quella dove si possono trovare gli esercizi commerciali migliori, considerando queste quattro categorie, seguita da **Phoenix**.

#### 6.1.2 Categorie

Le categorie presenti sono in totale 1.207 e le più diffuse sono **Restaurants** (13,5%), **Shopping** (10,7%), **Home Services** (8,2%), **Food** (7,7%), **Health & Medical** (6,8%), **Beauty & Spas** (13,5%), **Local Services** (5,5%), **Automotive** (4,6%), **Nightlife** (4,4%) e **Event Planning & Services** (13,5%).

#### 6.1.3 Ubicazione

Le città in cui si trovano i locali sono 1.306. La maggior parte dei locali si trova a Las Vegas (15%), seguita da Toronto (10%), Phoenix (10%), Charlotte (5%) e Scottsdale (4%).

Se si effettua il raggruppamento per Stato, allora il 29% si trova in **Arizona** (AZ), il 19% in **Nevada** (NV), il 17% in **Ontario** (ON), l'8% in **Ohio** (OH) e l'8% in **North Carolina** (NC). I restanti sono divisi tra altri Stati.

#### 6.2 Utenti

Per questioni di performance e di limiti di memoria per l'elaborazione sono stati caricati sono i primi 100.000 record del file user.json, che è composto dai campi average\_stars, fans, friends, name, review\_count, useful, user\_id, e altri campi di minore importanza.

Per gli utenti è stato ritenuto utile esaminare la distribuzione dei valori per i campi average\_stars, fans e review\_count,

#### 6.2.1 Distribuzione di average\_stars

Questo campo rappresenta la media delle stelle assegnate alle recensioni del singolo utente e, a differenza di tutti gli altri campi, presenta una distribuzione simile a una gaussiana.

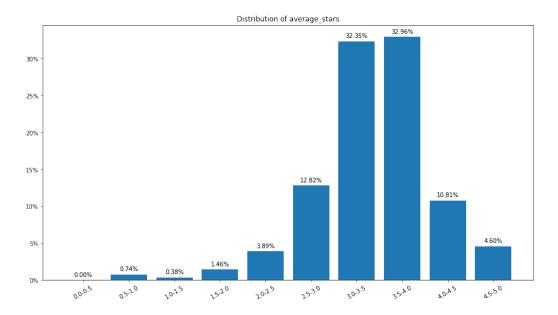


Figura 1: Distribuzione dei valori del campo average\_stars in termini percentuali.

#### 6.2.2 Distribuzione di fans

Il 98,96% degli utenti presenta un numero di fan tra 0 e 109 e l'81,71% di questi ha meno di 6 fan. Questi valori portano alla conclusione che la user base di questo dataset è prevalentemente composta da utenti che interagiscono con una piccola cerchia di altri utenti.

#### 6.2.3 Distribuzione di review\_count

Questo valore dà una precisa indicazione del contributo che un utente apporta al dataset. Dall'analisi emerge che il 99,25% degli utenti ha scritto meno di 1032 recensioni, ma è una percentuale plausibile. Molto più interessante è esaminare la segmentazione degli utenti per quanto riguarda coloro che hanno scritto meno di 100 recensioni.

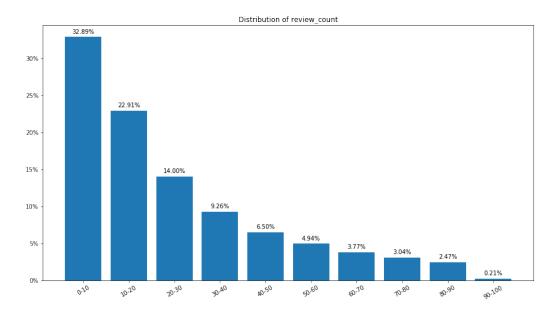


Figura 2: Distribuzione dei valori del campo  $review\_count$  per valori tra 0 e 100 in termini percentuali.

## 7 Conclusioni

## Riferimenti

- [1] Analysis of Yelp Open Dataset. URL: https://github.com/lorenzovngl/ai-project.
- [2] Yelp Open Dataset. URL: https://www.yelp.com/dataset/.
- [3] Jupyter Notebook. URL: https://jupyter.org/.