LSI Vektorový model

Popis projektu

Cílem našeho projektu bylo vytvořit webovou aplikaci, která by implementovala LSI vektorový model k vyhledávání nad kolekcí textových dokumentů.

Vstupem do vyhledávacího formuláře je textový dotaz uživatele, podobně jako u klasických webových vyhledávačů, a hodnota přepínače, která určuje, zda bude vyhledáváno v kolekci sekvenčně, nebo optimalizovaně pomocí LSI vektorového modelu.

Výstupem aplikace je seřazený seznam náhledů dokumentů z kolekce, které nejpřesněji odpovídají zadanému dotazu. Daný náhled je možno rozkliknout a přečíst v plném rozsahu.

Způsob řešení

Data

Za zdroj textových dat jsme si vybrali dataset

20 newsgroups (http://qwone.com/~jason/20Newsgroups/).

Vstupem z tohoto datasetu je tedy kolekce cca. 20 tisíc textových dokumentů rozdělených téměř rovnoměrně do 20 kategorií. Tento dataset stahujeme přímo pomocí knihovní funkce (https://scikit-

<u>learn.org/stable/modules/generated/sklearn.datasets.fetch_20newsgroups.html)</u> v scikit-learn.

Čištění dat

Textová data mohou obsahovat nežádoucí ruch, proto bylo potřeba je pročistit. S dokumenty postupně provádíme tyto úpravy:

- 1. všechna písmena převedeme na písmena malá
- 2. odstraníme e-mailové adresy
- 3. odstraníme non-alfabetické znaky
- 4. lematizujeme slova
- 5. odstraníme krátká slova

Vytvoření vyhledávacího modelu

Nejprve si vyrobíme term-by-document matici o rozměrech (<počet dokumentů>, <počet termů>).

Hodnoty v ní převážíme pomocí tf-idf schématu.

Tuto matici dekomponujeme pomocí singular-value-decomposition (SVD) na matice:

- u
- rozměry: (<počet dokumentů>, <k = počet konceptů>)
- concept-by-document matice

- rozměry: (<n = počet konceptů>,)
- vektor konceptů
- vt
- rozměry: (<k = počet konceptů>, <počet termů>)
- koncept-by-term matice

Hledání optimálního počtu konceptů

Naším cílem bylo najití optimálního počtu k konceptů tak, aby k bylo co nejnižší (kvůli rychlosti vyhledávání) a zároveň výsledky co nejpřesnější.

Zobrazení dotazu do prostoru konceptů

Dále je zapotřebí zobrazit lematizovaný dotaz uživatele do prostoru konceptů jako vektor, následně změřit kosinovou vzdálenost v tohoto vektoru od ostatních vektorů dokumentů.

Implementace

Jazyk

K vývoji jsme použili programovací jazyk <u>Python (https://www.python.org/)</u> a mikro webový framework <u>Flask (https://flask.palletsprojects.com/en/1.1.x/)</u>.

Knihovny

- Pandas (https://pandas.pydata.org/) k analýze a zpracování dat
- Numpy (https://numpy.org/) a Scipy (https://www.scipy.org/) k práci s maticemi
- NLTK (https://www.nltk.org/) k analýze přirozeného jazyka
- scikit-learn (https://scikit-learn.org/stable/) k vytváření LSI modelu
- Kneed (https://kneed.readthedocs.io/en/stable/) k hledání zlomů v křivce optimálního počtu konceptů

Při testování našich nápadů jsme využili <u>Jupyter notebook (../logic/logic.ipynb)</u>.

Celá aplikace je kontejnerizovaná v <u>Dockeru (https://www.docker.com/)</u>.

Stavba aplikace

Veškerá logika aplikace se nachází v modulu <u>IsiModel (../IsiModel.py)</u> respektive ve třídě LSI uvnitř něj.

Důležité třídní metody:

- prepare
 - pokud není lokálně stažen dataset s dokumenty, stáhne je
 - pročistí dokumenty
 - vytvoří model pro vyhledávání (ten se vytvoří pouze jednou při inicializaci, poté už zůstává uvnitř třídy)
- svd optimal k

- nalezne optimální počet konceptů
- process_query
 - zpracuje dotaz uživatele a promítne jej do prostoru konceptů
 - změří kosinovou podobnost mezi dotazem a dokumenty
 - lematizuje dotaz
 - vrátí list odpovídajících dokumentů k dotazu
- process_query_seq
 - rozdělí uživatelův dotaz na slova
 - pro každé slovo sekvenčně prochází term-document matici a vrací dokumenty, ve kterých se slovo nachází

Třídu je při prvním spuštění třeba inicializovat. Tato operace může trvat 1-2 minuty. Po celou dobu aplikace do konzole vypisuje, co právě dělá.

Když uživatel potvrdí dotaz ve formuláři na hlavní stránce, je tento dotaz předán LSI třídě. Ta dotaz vyhodnotí a vrátí nazpět list výsledných dokumentů. Ty jsi zobrazeny v seznamu výsledků.

Ukázka vstupu

LSI vector model
give me seached query.

washington

LSI status ⊗ search sequentially □ search

This is semestral project for the BI-VWM course in semester B202 at FIT CTU

uživatel zadal vstup "washington" a nevybral možnost vyhledávat sekvenčně

Query: washington | Lemmatized query: washington | Angle: 8.39666869960582735 | Document index: 4461 | Document category: talk.politics.misc

Aplikace vrátila 100 výsledků za 0.15s.

Každý výsledek má nad sebou popsaný:

- původní dotaz
- lematizovaný dotaz
- úhlovou vzdálenost výslekdu
- index dokumentu
- · kategorii dokumentu

Result n.1

THE WHITE HOUSE Office of the Piecs Secretary For Immediate Release April 15, 1983 STATEMENT BY THE PRESS SECRETARY The President will travel to Pittsburgh on Saturday, April 17 to talk about his job creation plan and ats impact to the state of Pennsylvania, where it would create at many as 2,818 full time jobs and up to 21,240 summer jobs. He will make a public address AP Pittsburgh International Apport at 9.30 am. The President will shave Williams and Job State of Pittsburgh international Apport at 9.30 am. The President will shave Similar documents

Similar documents

Angle: 8.21945893698698997 | Document index: 1 | Document category: comp. vys. 18th. pc. hardware

Wybrother is in the market for a high-performance video card that supports VESA local bus with 1-2M...

Go to detail —

Angle: 8.2588411286439 | Document index: 8772 | Document category: comp. vys. 18th. pc. hardware

Hail, fine fine dw days fine going to buy a new motherboard with local-bus(ses), it comes with a Cirrus L...

Go to detail —

Angle: 8.2588432894439 | Document index: 1278 | Document category: comp. graphics

I am using an Ibin dx-50 with EISA and local bus....and I need to get a local bus video card... The...

Go to detail —

Angle: 9.27989884759777706 | Document index: 543 | Document category: comp. graphics

I am sorry, but this genoa card does nothing that the ATI uttra plus 2mb can't do, PLUS the ATI cost...

Go to detail —

Angle: 9.27989884759977736 | Document index: 1874 | Document category: comp. sys. 18th. pc. hardware

1 UpoRADED MY OLD 386 WITH 486DX-50 LOCAL BUS MOTHERBOARD TWO MONTH AGO AND WITH IT I BOUGHT A CONT...

Go to detail —

Angle: 8.2598333488375331 | Document index: 809 | Document category: comp. sys. 18th. pc. hardware

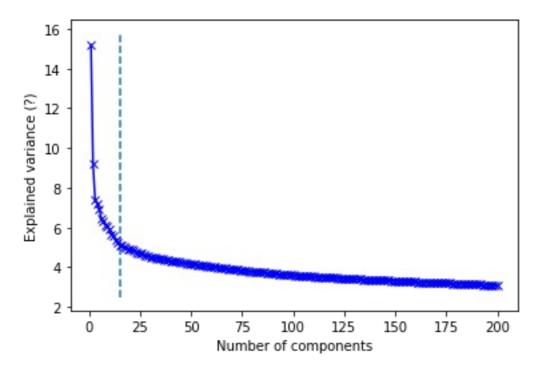
Pod ním jsou vylistované jemu podobné dokumenty.

I have a WANGTEK tane controller card (Revision F) that was used with the Sytos backup st

V horní části obrazovky je původní text (bez našich úprav) v plném rozsahu.

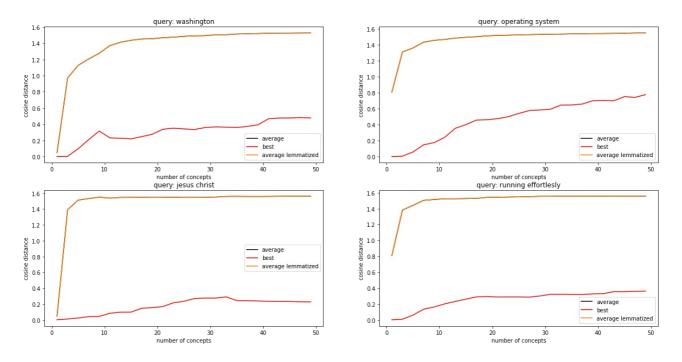
Experimentální sekce

Nejprve bylo potřeba určit optimální počet K konceptů. Vyzkoušeli jsme pro K hodnoty z intrevalu <1, 200> a pozorovali hodnoty v matici S při singular value decomposition.



Na ose x je vynešen počet konceptů, na ose y hodnoty singular values tedy "důležitost" konceptů. Křivka se lomí y bodě y=15

V dalším experimentu zkoušíme hodnoty pro K z intervalu <1, 50> a inkrementujeme o 2 (pro více hodnot trval výpočet příliš dlouho). Zároveň pro každou hodnotu K zkoušíme dotaz zpracovat s lemmatizací i bez. Výsledky zkoušíme na 4 různých dotazech.



V grafech je vidět, že pro nižší hodnoty K je kosinová vzdálenost menší, nicméně při prozkoumání výsledných dokumentů se ukázalo, že nejsou příliš relevantní pro dotaz. Rostoucí funkce průměrné kosinové vzdálenosti v závislosti na K se láme zhruba okolo bodu K=15, což odpovídá předchozímu experimentu.

Zároveň se ukázalo, že lemmatizace dotazu nemá žádný vliv na výsledky (křivka průměrné vzdálenosti s lemmatizací kopíruje křivku bez lemmatizace).

Diskuze

Největším problémem modelu je, že pokud je mu zadán dotaz, který se neobjevuje v žádném z dokumentů a ani v žádném z konceptů, tedy vektor tohoto dotazu je nulový, všechny dokumenty v kolekci jsou stejně dobré, tedy mají stejnou kosinovou vzdálenost. Model proto vrátí jako nejlepší výsledek první dokument v kolekci (shodou náhod o Pittsburg Penguins a Jaromíru Jágrovi).

Dalším nedostatkem je řešení sekvenčního prohledávání. V ideálním případě by mělo být realizováno pomocí nastavení počtu konceptů K na maximální hodnotu (v našem případě počet dokumentů).

Pro takto vysokou hodnotu (téměř 20000) nám však nestačila operační paměť a program zkolaboval.

Závěr

Podařilo se nám implementovat LSI vektorový model k information retrieval. Při zadání dotazu, který je možné v dokumentech najít, model vrací relevantní výsledky.

Při řešení jsme se potýkali s menšími problémy, nejzávažnější pro logiku modelu bylo správné zobrazování dottazu do prostoru konceptu. Samozřejmě nemohly chybět ani zádrhely s webovým GUI.

Projekt hodnotíme jako zajímavý a přínosný.