#### University of Ljubljana Faculty of Computer and Information Science

### Romana Grilj

# Performance comparison of open source and commercial information extraction tools

MASTER'S THESIS

THE 2ND CYCLE MASTER'S STUDY PROGRAMME COMPUTER AND INFORMATION SCIENCE

Supervisor: doc. dr. Slavko Žitnik Co-supervisor: akad. prof. dr. Martin Krpan

Ljubljana, 2023

#### Univerza v Ljubljani Fakulteta za računalništvo in informatiko

### Romana Grilj

# Primerjava uspešnosti odprtokodnih in komercialnih orodij za luščenje podatkov

MAGISTRSKO DELO

MAGISTRSKI ŠTUDIJSKI PROGRAM DRUGE STOPNJE RAČUNALNIŠTVO IN INFORMATIKA

MENTOR: doc. dr. Slavko Žitnik

SOMENTOR: akad. prof. dr. Martin Krpan

Ljubljana, 2023

To delo je ponujeno pod licenco Creative Commons Priznanje avtorstva-Deljenje pod enakimi pogoji 2.5 Slovenija (ali novejšo različico). To pomeni, da se tako besedilo, slike, grafi in druge sestavine dela kot tudi rezultati diplomskega dela lahko prosto distribuirajo, reproducirajo, uporabljajo, priobčujejo javnosti in predelujejo, pod pogojem, da se jasno in vidno navede avtorja in naslov tega dela in da se v primeru spremembe, preoblikovanja ali uporabe tega dela v svojem delu, lahko distribuira predelava le pod licenco, ki je enaka tej. Podrobnosti licence so dostopne na spletni strani creativecommons.si ali na Inštitutu za intelektualno lastnino, Streliška 1, 1000 Ljubljana.



Izvorna koda diplomskega dela, njeni rezultati in v ta namen razvita programska oprema je ponujena pod licenco GNU General Public License, različica 3 (ali novejša). To pomeni, da se lahko prosto distribuira in/ali predeluje pod njenimi pogoji. Podrobnosti licence so dostopne na spletni strani http://www.gnu.org/licenses/.

©2023 ROMANA GRILJ

### ACKNOWLEDGMENTS

Worth mentioning in the acknowledgment is everyone who contributed to your thesis.

Romana Grilj, 2023

To all the flowers of this world.

"The only reason for time is so that everything doesn't happen at once."

— Albert Einstein

# Contents

#### Abstract

#### Povzetek

$\mathbf{R}_{i}$	azširj	jeni povzetek	
	Ι	Kratek pregled sorodnih del	
	II	Predlagana metoda	
	III	Eksperimentalna evaluacija	
	IV	Sklep	
1	Uvo	od	1
2	Skli	cevanje na besedilne konstrukte	9
3	Plo	vke: slike in tabele	5
	3.1	Formati slik	٠
4	Raz	ono	ç
	4.1	Notacije	Ć
	4.2	Lepe tabele in psevdokoda	Ć
5	Kaj	pa literatura?	11
6	Opi	s funkcionalnosti	13
	6.1	Prepoznavanje imenskih entitet	13
	6.2	Analiza sentimenta	14

		CONTENTS
7	Sklepne ugotovitve	15
$\mathbf{A}$	Title of the appendix 1	17

# List of used acronmys

acronym	meaning
CA	classification accuracy
DBMS	database management system
SVM	support vector machine

### Abstract

**Title:** Performance comparison of open source and commercial information extraction tools

This sample document presents an approach to typesetting your BSc thesis using LaTeX. A proper abstract should contain around 100 words which makes this one way too short. A good abstract contains: (1) a short description of the tackled problem, (2) a short description of your approach to solving the problem, and (3) (the most successful) result or contribution in your thesis.

### Keywords

Data analysis, Information Retrieval, structural data, Web Mining

### Povzetek

**Naslov:** Primerjava uspešnosti odprtokodnih in komercialnih orodij za luščenje podatkov

V vzorcu je predstavljen postopek priprave magistrskega dela z uporabo okolja IATEX. Vaš povzetek mora sicer vsebovati približno 100 besed, ta tukaj je odločno prekratek. Dober povzetek vključuje: (1) kratek opis obravnavanega problema, (2) kratek opis vašega pristopa za reševanje tega problema in (3) (najbolj uspešen) rezultat ali prispevek magistrske naloge.

### Ključne besede

analiza podatkov, ekstrakcija podatkov, strukturni podatki, spletno rudarjenje

# Razširjeni povzetek

To je primer razširjenega povzetka v slovenščini, ki je obvezen za naloge pisane v angleščini. Razširjeni povzetek mora vsebovati vse glavne elemente dela napisanega v angleščini skupaj s kratkim uvodom in povzetkom glavnih elementov metode, glavnih eksperimentalnih rezultatov in glavnih ugotovitev. Razširjeni povzetek naj bo strukturiran v podpoglavja (spodaj je naveden le okvirni primer in je nezavezujoč). Čez palec navadno razširjeni povzetek nanese okoli 10 odstotkov obsega celotnega dela.

### I Kratek pregled sorodnih del

### II Predlagana metoda

### III Eksperimentalna evaluacija

### IV Sklep

poljuben tekst poljub

poljuben tekst poljub

### Uvod

Datoteka magistrska\_naloga.tex na kratko opisuje, kako se pisanja magistrskega dela lotimo z uporabo programskega pateka LATEX. V tem dokumentu bomo predstavili nekaj njegovih prednosti in hib. Kar se slednjih tiče, mi pride na misel ena sama. Ko se srečamo z njim, nam izgleda kot kislo jabolko, nismo prepričani, da bi želeli vanj ugrizniti. Lahko pa z njim pripravimo odličen zavitek ali pa pridemo na okus.

V Poglavju 1 bomo na hitro spoznali besedilne konstrukte kot so izreki, enačbe in dokazi. Naučili se bomo, kako se na njih sklicujemo. V Poglavju 2 se bomo srečali s sklicevanjem na besedilne konstrukte. Poglavje 3 bo predstavilo vključevanje plovk: slik in tabel. V Poglavju 5 se bomo srečali s sklicevanjem na literaturo. Sledil bo samo še zaključek.

Bodite pozorni, da se v glavni mapi nahajata še datoteki declaration.tex in izjava.tex. Ti datoteki se ločeno prevedeta, ju podpišete in oddate v referat ločeno od magistrske naloge.

2 1. UVOD

# Sklicevanje na besedilne konstrukte

Matematična ali popolna indukcija je eno prvih orodij, ki jih spoznamo za dokazovanje trditev pri matematičnih predmetih.

Izrek 2.1 Za vsako naravno število n velja

$$n < 2^n. (2.1)$$

Dokaz. Dokazovanje z indukcijo zahteva, da neenakost (2.1) najprej preverimo za najmanjše naravno število — 0. Res, ker je  $0 < 1 = 2^0$ , je neenačba (2.1) za n = 0 izpolnjena.

Sledi indukcijski korak. S predpostavko, da je neenakost (2.1) veljavna pri nekem naravnem številu n, je potrebno pokazati, da je ista neenakost v veljavi tudi pri njegovem nasledniku — naravnem številu n+1. Izračun zapišemo s tremi vrsticami, ki jih končamo s piko, saj do del tega stavka:

$$n+1 < 2^n + 1, (2.2)$$

$$\leq 2^n + 2^n,$$
 (2.3)  
=  $2^{n+1}.$ 

Neenakost (2.2) je posledica indukcijske predpostavke, neenakost (2.3) pa enostavno dejstvo, da je za vsako naravno število n izraz  $2^n$  vsaj tako velik kot 1. S tem je dokaz Izreka 2.1 zaključen.

Opazimo, da je  $\LaTeX$  številko izreka podredil številki poglavja.

### Plovke: slike in tabele

Slike in daljše tabele praviloma vključujemo v dokument kot plovke. Pozicija plovke v končnem izdelku ni pogojena s tekom besedila, temveč z izgledom strani. IŁTEX bo skušal plovko postaviti samostojno, praviloma na vrh strani, na kateri se na takšno plovko prvič sklicujemo. Pri tem pa bo na vsako stran končnega izdelka želel postaviti tudi sorazmerno velik del besedila. V skrajnem primeru, če imamo res preveč plovk, se bo odločil za stran popolnoma zapolnjeno s plovkami.

#### 3.1 Formati slik

Bitne slike, vektorske slike, kakršnekoli slike, z LATEXom lahko vključimo vse. Slika 3.1 je v .pdf formatu. Pa res lahko vključimo slike katerihkoli formatov? Žal ne. Programski paket LATEX lahko uporabljamo v več dialektih. Ukaz latex ne mara vključenih slik v formatu Portable Document Format .pdf, ukaz pdflatex pa ne prebavi slik v Encapsulated Postscript Formatu .eps. Strnjeno v Tabeli 3.1.

Nasvet? Odločite se za uporabo ukaza pdflatex. Vaš izdelek bo brez vmesnih stopenj na voljo v .pdf formatu in ga lahko odnesete v vsako tiskarno. Če morate na vsak način vključiti sliko, ki jo imate v .eps formatu, jo vnaprej pretvorite v alternativni format, denimo .pdf.



Figure 3.1: Herschelov graf, vektorska grafika.

Table 3.1

ukaz/format	.pdf	.eps	ostali formati
pdflatex	da	ne	da
latex	ne	da	da

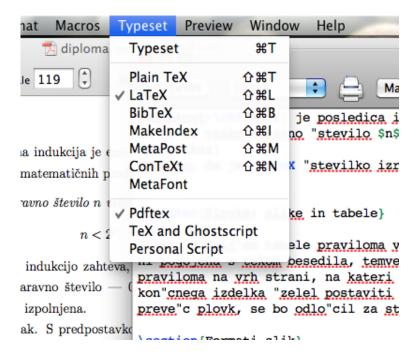


Figure 3.2: Kateri dialekt uporabljati?

Včasih se da v okolju za uporabo programskega paketa IATEX nastaviti na kakšen način bomo prebavljali vhodne dokumente. Spustni meni na Sliki 3.2 odkriva uporabo IATEXa v njegovi pdf inkarnaciji — pdflatex. Vključena Slika 3.2 je seveda bitna.

### Razno

### 4.1 Notacije

Za notacijo spremenljivk ter skalarjev uporabimo običajno notacijo, t.j., spremenljivka x in skalar a. Pri notaciji matrik ter vektorjev pa se poslužujemo krepega fonta. Torej, matrika  $\boldsymbol{A}$  ter vektor  $\boldsymbol{v}$ ,

$$m{A} = egin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1q} \ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2q} \ dots & & & & \ a_{p1} & a_{p2} & \dots & a_{pq} \end{bmatrix}, \quad m{v} = egin{bmatrix} x_1 \ x_2 \ dots \ x_q \end{bmatrix}.$$

### 4.2 Lepe tabele in psevdokoda

Psevdokoda 1 prikazuje primer delovanja genetskega algoritma, medtem ko Tabela 4.1 prikazuje primer lepe tabele brez vertikalnih črt.

Table 4.1: Primer enostavne tabele.

Ime	Vrednost	Opis
a	0.03	skalar
x	-1	spremenljivka

10 4. RAZNO

#### Algorithm 1 Psevdokoda genetskega algoritma

```
1: t \leftarrow 0
```

- 2:  $InitPopulation[P(t)] \leftarrow$  inicializiraj populacijo
- 3:  $EvalPopulation[P(t)] \leftarrow$  evaluiraj populacijo
- 4: repeat
- 5:  $P'(t) \leftarrow Variation[P(t)] \leftarrow$  generiraj novo populacijo
- 6:  $EvalPopulation[P'(t)] \leftarrow \text{evaluiraj novo populacijo}$
- 7:  $P(t+1) \leftarrow ApplyGeneticOperators[P'(t) \in Q]$
- 8:  $t \leftarrow t + 1$
- 9: **until** prekinitev
- 10: if rezultat dovolj dober then
- 11: shrani rezultat
- 12: **end if**

# Kaj pa literatura?

Kot smo omenili že v uvodu, je pravi način za citiranje literature uporaba BIBTEXa [4]. Programski paket LATEXje prvotno predstavljen v priročniku [3] in je v resnici nadgradnja sistema TEX avtorja Donalda Knutha, znanega po denimo, če izpustim njegovo umetnost programiranja, Knuth-Bendixovem algoritmu [2].

Vsem raziskovalcem s področja računalništva pa svetujem v branje mnenje L. Fortnowa [1].

# Opis funkcionalnosti

### 6.1 Prepoznavanje imenskih entitet

Prepoznavanje imenskih entitet je tehnika v področju obdelave naravnega jezika (NLP), ki se uporablja za prepoznavanje in klasifikacijo posebnih vrst besed v besedilu. Te posebne vrste besed so imenovane entitete, kot so imena oseb, organizacij, lokacij, datumov, številk, denarnih zneskov in drugih specifičnih poimenovanj.

Cilj NER je prepoznati in določiti začetek in konec posameznih entitet v besedilu ter jim pripisati ustrezno kategorijo. Na primer, v stavek "Janez Novak je rojen 10. avgusta 1985 v Ljubljani" bi NER sistem prepoznal "Janez Novak" kot ime osebe, "10. avgust 1985" kot datum in "Ljubljana" kot lokacijo.

NER ima številne praktične uporabe, kot so:

- 1. Avtomatsko označevanje imenskih entitet v novicah, člankih in drugih besedilnih vsebinah.
- 2. Razumevanje strukture in vsebine dokumentov za informacijsko iskanje in kategorizacijo.
- 3. Pomoč pri analizi sentimenta, kjer se želimo razumeti, kako se osebe, organizacije ali druge entitete omenjene v besedilu nanašajo na določeno

temo ali izdelek.

Metode prepoznavanja imenskih entitet se razvijajo in izpopolnjujejo s pomočjo strojnega učenja in naprednih algoritmov obdelave jezika. Ti sistemi so lahko zelo koristni pri obvladovanju in razumevanju velikih količin besedil, kar ima širok spekter uporabe v različnih industrijskih panogah.

#### 6.2 Analiza sentimenta

Analiza sentimenta se nanaša na proces določanja čustvenega odziva, nagnjenosti ali stališča zapisanega besedila. Cilj analize sentimenta je ugotoviti, ali je določeno besedilo pozitivno, negativno ali nevtralno. To je lahko koristno pri analizi mnenj strank, razumevanju čustvenega odziva na izdelke, blagovne znamke, dogodke itd. Na primer, če imamo naslednji stavek: "Ta film je fantastičen, vreden ogleda!", bi analiza sentimenta prepoznala, da je izraz pozitiven. Ta analiza temelji na uporabi naravnojezikovnega procesiranja (NLP) in strojnega učenja. Obstaja več pristopov k analizi sentimenta, vključno z naslednjimi:

- 1. Pravilni pristopi: Uporabljajo se predvsem pravila in vzorci za identifikacijo pozitivnih in negativnih izrazov v besedilu. Na primer, besede, kot so "dobro", "fantastično", "radostno" itd., bi bile označene kot pozitivne, medtem ko bi bile besede, kot so "slabo", "žalostno", "neznosno" itd., označene kot negativne.
- 2. Strojno učenje na podlagi besedila: Ta pristop vključuje uporabo algoritmov strojnega učenja, ki so naučeni prepoznati čustveni naboj besed v besedilu na podlagi velikega števila označenih podatkov (besedil s čustvenimi oznakami). Najpogostejši pristop je uporaba algoritmov za klasifikacijo, kot je na primer metoda podpornih vektorjev (SVM) ali nevronske mreže.
- 3. Analiza sentimenta s čustvenimi slovarji: Ta pristop vključuje uporabo slovarjev z besedami in izrazoslovjem, ki so povezani z določenimi

- čustvi. Besedilo se nato preveri in oceni glede na prisotnost pozitivnih ali negativnih besed iz čustvenih slovarjev.
- 4. Algoritmi globokega učenja: V zadnjem času so se pojavili tudi pristopi, ki temeljijo na globočem učenju, kot je uporaba rekurentnih nevronskih mrež (RNN) ali transformerskih modelov, ki so pokazali izjemne rezultate pri analizi sentimenta.

# Sklepne ugotovitve

Izbira LATEX ali ne LATEX je seveda prepuščena vam samim. Res je, da so prvi koraki v LATEX u težavni. Ta dokument naj vam služi kot začetna opora pri hoji.

# Appendix A

# Title of the appendix 1

Example of the appendix.

# **Bibliography**

- [1] L. Fortnow, "Viewpoint: Time for computer science to grow up", Communications of the ACM, št. 52, zv. 8, str. 33–35, 2009.
- [2] D. E. Knuth, P. Bendix. "Simple word problems in universal algebras", v zborniku: Computational Problems in Abstract Algebra (ur. J. Leech), 1970, str. 263–297.
- [3] L. Lamport. LaTEX: A Document Preparation System. Addison-Wesley, 1986.
- [4] O. Patashnik (1998) BIBTEXing. Dostopno na: http://ftp.univie. ac.at/packages/tex/biblio/bibtex/contrib/doc/btxdoc.pdf
- [5] licence-cc.pdf. Dostopno na: https://ucilnica.fri.uni-lj.si/course/view.php?id=274