

Slovenská technická univerzita v Bratislave
Fakulta informatiky a informačných technológií

FIIT-0000-00000

Martin Nemček

Spracovanie učebných textov

Bakalárska práca

Vedúci práce: Ing. Miroslav Blšták

December 2015

Slovenská technická univerzita v Bratislave
Fakulta informatiky a informačných technológií

FIIT-0000-00000

Martin Nemček

Spracovanie učebných textov

Bakalárska práca

Študijný program: Informatika

Študijný odbor: 9.2.1 Informatika

Miesto vypracovania: FIIT STU BA

Supervisor: Ing. Miroslav Blšták

December 2015

Anotácia

Slovenská technická univerzita v Bratislave

FAKULTA INFORMATIKY A INFORMAČNÝCH TECHNOLOGIÍ

Študijný program: Informatika

Autor: Martin Nemček

Bakalárska práca: Spracovanie učebných textov

Vedúci práce: Ing. Miroslav Blšták

December 2015

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipisicing elit, sed do eiusmod tempor incididunt ut labore et dolore magna aliqua. Ut enim ad minim veniam, quis nostrud exercitation ullamco laboris nisi ut aliquip ex ea commodo consequat. Duis aute irure dolor in reprehenderit in voluptate velit esse cillum dolore eu fugiat nulla pariatur. Excepteur sint occaecat cupidatat non proident, sunt in culpa qui officia deserunt mollit anim id est laborum....

Annotation

Slovak University of Technology Bratislava

FACULTY OF INFORMATICS AND INFORMATION TECHNOLOGIES

Degree Course: Informatika

Author: Martin Nemček

Bachelor thesis: Spracovanie učebných textov

Supervisor: Ing. Miroslav Blšták

December 2015

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipisicing elit, sed do eiusmod tempor incididunt ut labore et dolore magna aliqua. Ut enim ad minim veniam, quis nostrud exercitation ullamco laboris nisi ut aliquip ex ea commodo consequat. Duis aute irure dolor in reprehenderit in voluptate velit esse cillum dolore eu fugiat nulla pariatur. Excepteur sint occaecat cupidatat non proident, sunt in culpa qui officia deserunt mollit anim id est laborum....

ACKNOWLEDGMENTS

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipisicing elit, sed do eiusmod tempor incididunt ut labore et dolore magna aliqua. Ut enim ad minim veniam, quis nostrud exercitation ullamco laboris nisi ut aliquip ex ea commodo consequat.....

DECLARATION

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit, sed do eiusmod tempor incididunt ut labore et dolore magna aliqua....

.....

Martin Nemček

Obsah

1	Úvod	1
2	Analýza	3
2.1	Spracovanie prirodzeného jazyka	3
2.2	Využitie spracovania prirodzeného jazyka	4
2.2.1	Extrakcia informácií	4
2.3	Úlohy spracovania prirodzeného jazyka	5
2.3.1	Značkovanie slovných druhov	5
2.3.2	Rozpoznávanie názvoslovných entít	6
2.3.3	Rozpoznanie koreferencií	6
2.3.4	Rozloženie vzťahov	6
2.4	Nástroje na spracovanie prirodzeného jazyka	7
2.4.1	WordNet	8
2.4.2	StanfordNLP	10
2.4.3	CambridgeAPI	10
2.4.4	Google Ngram	11
2.4.5	AlchemyAPI	12
2.5	Aplikácie na spracovanie prirodzeného jazyka	13
2.5.1	InterText	13
2.5.2	NOVA Text Aligner	14
2.5.3	LF Aligner	16
2.5.4	Zhrnutie	16
3	Smerovanie práce	17
4	Opis prototypu	17
4.1	Notenizer	17
4.1.1	Pravidlá	19
5	Návrh	21
5.1	Uchovávanie textov v databázach	21
5.1.1	Relačné databázy	21

5.1.2	Textové databázy	21
5.1.2.1	MongoDB	22
5.1.3	Ostatné	24
5.1.3.1	Kľúč - hodnota databázy	24
5.1.3.2	Stĺpcové databázy	25
5.1.3.3	Grafové databázy	25
5.1.3.4	Objektovo orientované databázy	25
5.1.4	Zhrnutie	25
5.2	Náš návrh uchovávaní textov v databázach	26
5.2.1	Kolekcia texts	27
5.2.2	Kolekcia sentences	27
5.2.3	Kolekcia rules	27
5.2.4	Vyhľadávanie pravidla	30
5.2.5	Vytváranie pravidla	32
5.2.6	Aplikovanie pravidla	33
6	Results	36
6.1	Subsection	36
7	Conslusions	37
	Literatúra	38
A	Technical documentation	39
A.1	Implementation	39
A.1.0.1	Modul abc	39
A.1.0.2	Modul def	39
B	User documentation	41
B.1	Instalation	41
B.2	Run the application	41
C	Electronic medium	42

Zoznam obrázkov

1	Strom vzťahov	7
2	Vzťahy vo vete	7
3	Webové rozhranie	9
4	Nadradenosť slov	9
5	StanfordNLP online demo	10
6	Google Ngram Viewer	12
7	AlchemyAPI online demo	13
8	Aplikácia InterText	14
9	Aplikácia NOVA Text Aligner	15
10	Aplikácia LF Aligner	16
11	Ukážkový výstup prototypu	19
12	Štruktúra kolekcie rules	29
13	Vyhľadanie pravidla	31
14	Vytvorenie pravidla	33

Zoznam tabuliek

1	Prvky poskytované MongoDB [?]	23
2	Porovnanie používaných pojmov [6]	24

Zoznam ukážok

1	Spustenie StanfordCoreNLP	18
2	Ukážka dát kolekcie rules	30
3	Aplikovanie pravidla	34
4	Závislosti jednoduchej vety	35

1 Úvod

Internet je v dnešných dňoch zaplnený obrovským množstvom dát a informácií. Mnohé z týchto dát sa na internete vyskytujú mnohonásobne, či už v identickej podobe alebo s úpravou. Avšak, čím ďalej tým viac, z týchto informácií vyskytujúcich sa na internete, sú informácie irelevantné.

Stáva sa to až príliš často a každý už zažil situáciu, kedy hľadal informácie na konkrétnu tému a musel sa „prehrabať“ kopou nepodstatných dát a informácií, ktoré mu boli ponúkané. Stáva sa to medzi všetkými kategóriami používateľov na internete.

Jednou z majoritných kategórií používateľov, ktorí sa s takouto situáciou stretávajú denno denne sú študenti. Študenti všetkých škôl, od základných až po univerzity, získavajú informácie na učenie, projekty alebo zadania primárne z internetu alebo učebných textov kníh. Keď musia prechádzať obrovské množstvá dát z rôznych zdrojov, je to náročné, často až frustrujúce a berie im to veľmi veľa času. Tento čas by mohli využiť efektívnejšie, napríklad na rozvoj svojich vedomostí.

Učebné texty sú často písané v neštruktúrovanej forme a prirodzenom jazyku. Pre stroje je mnohokrát náročné správne interpretovať tieto informácie. Jedným z hlavných dôvodov je fakt, že každý jazyk je odlišný a obsahuje špecifické charakteristiky, ktoré môžu byť napríklad slovosled vety, gramatické kategórie slov, ale aj vetné členy a vzťahy medzi nimi.

Tieto, ale aj mnohé iné charakteristiky jazyka sa dajú využiť pri jeho spracovaní a reprezentácii do podoby, s ktorou vedia aj stroje jednoducho narábať. Takýto proces sa nazýva *spracovanie prirodzeného jazyka* (angl. Natural Language Processing - NLP). Spracovanie jazyka má viacero aplikácií, z ktorých sú to napríklad preklad jazyka, vytiahnutie najpodstatnejších entít z textu, prípadne aj štatistika ich výskytu a mnohé ďalšie.

My posunieme spracovanie prirodzeného jazyka ešte o kúsok ďalej a budeme sa zaoberať ako dopomôcť študentom so spracovaním veľkého množstva informácií, hlavne z učebných textov. Študentom najviac pomôže, ak dokážu rýchlo z textu vytiahnuť tie najpodstatnejšie, najdôležitejšie informácie a údaje, ktoré sa im ďalej budú omnoho ľahšie spracovávať a učiť. Proces určovania a extrakcie

najpodstatnejších informácií z učebného textu môžeme nazvať spoznamkovávanie.

Zameriame sa hlavne na využitie vetných členov a vzťahov medzi nimi, na určenie najpodstatnejšej, najrelevantnejšej informácie z vety. Takto extrahované informácie následne ponúkneme používateľovi (študentovi).

2 Analýza

V tejto kapitole priblížim a rozoberiem čo je spracovanie prirodzeného jazyka, jeho využitie v aplikáciach a systémoch a jeho hlavné úlohy. Ďalej zanalyzujem nástroje, ktoré sa dajú využiť na spracovanie prirodzeného jazyka a tak isto sa pozriem na aplikácie a systémy, ktorých základom je spracovanie textu.

2.1 Spracovanie prirodzeného jazyka

Spracovanie prirodzeného jazyka (angl. Natural Language Processing - NLP) odkazuje na počítačové systémy, ktoré spracovávajú, snažia sa pochopiť alebo generujú jeden alebo viacero ľudských jazykov. Vstupom môže byť text alebo hovorená reč s cieľom prekladu do iného jazyka, pochopenie a reprezentácia obsahu textu, udržanie dialógu s používateľom a iné [1]. Počítače doposiaľ nedokážu plne porozumieť ľudskému jazyku, či už sa jedná o písaný alebo hovorový, a preto hlavným cieľom NLP je vybudovať výpočtové modely prirodzeného jazyka pre jeho analýzu a generovanie [2].

Porozumenie ľudskej reči je mnohokrát náročné aj pre samotných ľudí a nie to ešte pre počítače. Na svete je veľké množstvo jazykov, ktoré sa od seba líšia charakteristikami typickými pre konkrétny jazyk. Navyše, každý človek je odlišný a typický, čo spôsobuje, že výslovnosť rovnakého slova viacerými ľuďmi môže byť odlišná. Ďalej máme slangové slová a slová typické len pre určité územie. Pri spracovávaní prirodzeného jazyka treba vziať do úvahy tieto, a aj ďalšie, premenné. Dosiahnutie tohto cieľa je preto často veľmi náročné.

V súčasnosti najpoužívanéjšie algoritmy na NLP využívajú strojové učenie. Dosiahnutie úplného porozumenia a spracovania ľudského prirodzeného jazyka by znamenalo vyriešiť *AI-complete* problém, čo znamená, že obtiažnosť tohto problému je ekvivalentná s obtiažnosťou problému vytvorenia počítača inteligentného ako človek, takzvané „true AI”.

2.2 Využitie spracovania prirodzeného jazyka

V súčasnosti má NLP niekoľko hlavných využití v aplikáciach a systémoch. Z hľadiska spracovania učebných textov je pre nás najdôležitejšie využitie z pohľadu *extrakcie informácií*, ktoré je podrobnejšie popísané v sekcii [2.2.1 Extrakcia informácií](#). Ďalšie využitia NLP sú napríklad [9]:

- Strojový preklad (angl. Machine Translation)
- Rozpoznávanie reči (angl. Speech Recognition)
- Sumarizáciu textu (angl. Text Summarization)
- Dialógové systémy (angl. Dialogue Systems)
- Výber informácií (angl. Information Retrieval)

2.2.1 Extrakcia informácií

Systémy a aplikácie zamerané na extrakciu informácií vyhľadávajú a extrahujú informácie z textov, článkov a dokumentov, pričom reagujú na používateľove informačné potreby. Výstup z takýchto systémov a aplikácií nepozostáva iba zo zoznamu kľúčových slov, ktoré by sa dali pokladať za extrahované informácie, ale naopak sú v tvare preddefinovaných šablón [9].

Extrakcia informácií využíva niekoľko z hlavných úloh spracovania prirodzeného jazyka. Sú to *Značkovanie slovných druhov*, *Rozpoznávanie názvoslovných entít*, a ďalšie [9]. Tieto a aj ostatné úlohy spracovania prirodzeného jazyka sú podrobnejšie opísané v sekcii [2.3 Úlohy spracovania prirodzeného jazyka](#).

Výber informácií a extrakcia informácií spolu úzko súvisia, ale sú to dve rozdielne využitia NLP. Prvé spomínané využitie slúži na vyhľadávanie relevantných zdrojov informácií v databázach textov, článkov a dokumentov podľa používateľových potrieb. Na vyhladaných zdrojoch následne prebehne extrakcia informácií.

My sa pri spracovaní textov zameriame hlavne na extrakciu informácií, aby sme dokázali z učebného textu extrahovať relevantné informácie pre študenta, a tým získali poznámky.

2.3 Úlohy spracovania prirodzeného jazyka

NLP ma niekoľko hlavných úloh. Podrobnejšie si opíšeme tie, ktoré sú relevantné vzhľadom na implementáciu spracovania učebných textov. Úlohy spracovania prirodzeného textu: [5]

- Značkovanie slovných druhov (angl. Part-of-speech tagging) 2.3.1
- Rozdelenie vety na menšie časti (angl. Chunking)
- Rozpoznávanie názvoslovných entít (angl. Named Entity Recognition) 2.3.2
- Označovanie sémantického postavenie (angl. Semantic Role Labeling)
- Rozpoznanie koreferencií (angl. Coreference resolution) 2.3.3
- Morfologické segmentovanie (angl. Morphological Segmentation)
- Generovanie prirodzeného jazyka (angl. Natural Language Generation)
- Optické rozoznávanie textu (angl. Optical Character Recognition)
- Rozloženie vzťahov (angl. Dependency parsing) 2.3.4
- a ďalšie

2.3.1 Značkovanie slovných druhov

Hlavnou úlohou značkovania slovných druhov (angl. Part-of-speech tagging) je každému slovu vo vete priradiť unikátnu značku odrážajúcu jeho syntaktickú úlohu vo vete [5]. Sú to, napríklad v slovenskom jazyku podmet, prísudok, príslovkové určenie alebo v anglickom jazyku noun, adverb, verb, atď. Okrem toho to môže byť tiež označenie určujúce množné číslo, napríklad signulár alebo plurál.

Problémom pri značkovaní slovných druhov je mnohoznačnosť. Mnohoznačnosť je vlastnosť slova spôsobujúca, že slovo môže mať viacero významov a môže byť viacerými slovnými druhmi. V slovenskom jazyku napríklad slovo *kry* môže predstavovať sloveso s významom rozkazu *prikry!*, ale taktiež môže predstavovať podstatné meno s významom *kríky*. V anglickom jazyku to je napríklad slovo *book*, ktoré môže predstavovať podstatné meno (angl. noun) *kniha* alebo sloveso (angl. verb) vo význame *rezervovať*.

2.3.2 Rozpoznávanie názvoslovných entít

Rozpoznávanie názvoslovných entít (angl. Named Entity Recognition) označuje mená a názvy (entity), ktoré sa vyskytujú v texte. Tie následne rozdeľuje do kategórií, ako sú napríklad *osoby*, *organizácie* alebo *lokácie* [5].

Ťažkosti pri rozpoznávaní názvoslovných entít spôsobuje kapitalizácia slov, takzvané písanie entít s veľkým začiatočným písmenom. V anglickom jazyku je to jednoduché, keďže v angličtine sa entity píše s veľkým začiatočným písmenom.

Príklad je *Slovak University of Technology*. Avšak v iných jazykoch to neplatí a entity sa nemusia písať s veľkým začiatočným písmenom.

2.3.3 Rozpoznanie koreferencií

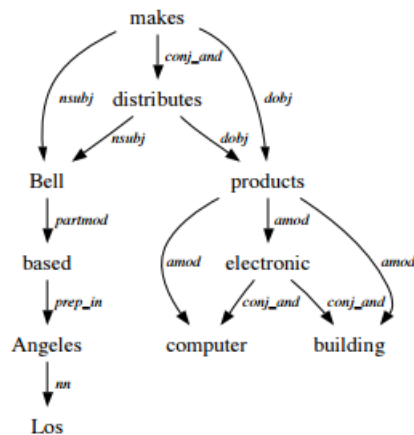
Nájdenie, identifikácia a rozpoznanie koreferencií v texte je úlohou rozpoznávania koreferencií (angl. Coreference resolution). V texte sa často používajú zámena (angl. pronouns) *to*, *tí*, *on*, anglicky *it*, *those*, *he* alebo menné frázy (angl. noun phrase). Tieto zámena a menné frázy sa odkazujú na iné podstatné mená alebo mená a názvy. Je úlohou rozpoznávania koreferencií identifikovať referenciu na podstatné meno alebo meno, alebo názov, väčšinou entity z reálneho sveta, na ktoré sa odkazujú. Táto úloha spracovania prirodzeného textu sa využíva v aplikáciách NLP ako sú extrakcia informácií (viď. 2.2.1 Extrakcia informácií) a odpovedanie na otázky [3].

Príklad: **Martin Nemček** napísal túto bakalársku prácu. **On** študuje na FIIT STU BA.

Tu je vidno, že zámeno *on* sa odkazuje na meno *Martin Nemček*.

2.3.4 Rozloženie vzťahov

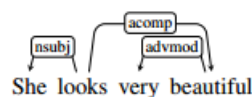
Rozloženie na vzťahy nám poskytuje jednoduchý opis gramatických vzťahov slov vo vete. Aplikovaním rozloženia vzťahov na vetu *Bell, based in Los Angeles, makes and distributes electronic, computer and building products.* vznikne strom vzťahov (angl. dependency tree) (viď. obrázok 1 Strom vzťahov) [4].



Obr. 1: *Strom vzťahov*

V tomto orientovanom stromovom grafe jednotlivé slová vety predstavujú vrcholy, pričom prechody medzi vrcholmi, hrany, reprezentujú vzťahy medzi nimi.

Ďalšia reprezentácia vzťahov zapisuje vzťahy priamo do vety. Na obrázku 2 [Vzťahy vo vete](#) vidíme, že medzi slovami *She* a *looks* je vzťah **nsubj** - nominal subject, medzi *looks* a *beautiful* je vzťah **acomp** - adjectival complement, a v neposlednom rade medzi slovami *very* a *beautiful* je vzťah **advmod** - adverb modifier [4].



Obr. 2: *Vzťahy vo vete*

2.4 Nástroje na spracovanie prirodzeného jazyka

V súčasnosti je vyvinutých alebo sú vo vývoji viacero nástrojov, ktoré sa dajú použiť pri spracovávaní prirodzeného jazyka. Vývoj takýchto nástrojov je podporovaný na známych univerzitách ako sú napríklad Princeton, Stanford alebo Cambridge, ale samozrejme svoje slovo tu má aj veľikán Google. Pozrieme sa

bližšie na niektoré z týchto nástrojov, čo ponúkajú a ako sa dajú využiť.

2.4.1 WordNet

WordNet¹ je databáza anglických slov vyvíjaná na Princetonskej univerzite. Databáza obsahuje podstatné mena, prídavné mená, slovesá a príslovky, ktoré sú zatriedené do synonymických sád, synsetov.

Slová do synsetov sú zaraďované podľa významu. To znamená, že slová *auto* a *automobil*, ktoré sú pre svoj význam zameniteľné vo vete, sa zaraďujú do rovnakého synsetu. WordNet v súčasnosti (r. 2015) obsahuje 117 000 synsetov. Každý z týchto synsetov taktiež obsahuje krátku ukážku použitia slova.

Vo WordNet-e sa nachádzajú aj vzťahy medzi slovami v zmysle nadradenosti. Tým sa myslí, že *stolička* je nábytok a *nábytok* je fyzická vec a takto to pokračuje až po najvyššie slovo, od ktorého „dedia” všetky - entita (viď. obrázok 4 [Nadradenosť slov](#)). Okrem vzťahu nadradenosti WordNet obsahuje aj vzťah zloženia. *Stolička* sa skladá z *operadla* a *nôh*. Toto zloženie je typické len konkrétne slovo a neprenáša sa hore stromom nadradenosti, lebo pre *stoličku* je typické, že sa skladá z *operadla* a *nôh*, ale to už nie je typické pre *nábytok*. Prídavné mená obsahujú aj vzťah antonymity, takže slovo *suchý* bude prepojené so slovom *mokrý* ako so svojím antonymom.

Tento nástroj je dostupný vo webovej verzii (viď. obrázok 3 [Webové rozhranie](#)), ale ponúka aj stiahnutie jeho databázových súborov, ktoré sa po splnení licenčných požiadaviek dajú využívať v projektoch.

¹ www.wordnet.princeton.edu

WordNet Search - 3.1
 - [WordNet home page](#) - [Glossary](#) - [Help](#)

Word to search for:

Display Options: (Select option to change)

Key: "S:" = Show Synset (semantic) relations, "W:" = Show Word (lexical) relations
 Display options for sense: (gloss) "an example sentence"

Noun

- [S: \(n\)](#) **chair** (a seat for one person, with a support for the back) *"he put his coat over the back of the chair and sat down"*
- [S: \(n\)](#) [professorship](#), **chair** (the position of professor) *"he was awarded an endowed chair in economics"*
- [S: \(n\)](#) [president](#), [chairman](#), [chairwoman](#), **chair**, [chairperson](#) (the officer who presides at the meetings of an organization) *"address your remarks to the chairperson"*
- [S: \(n\)](#) [electric chair](#), **chair**, [death chair](#), [hot seat](#) (an instrument of execution by electrocution; resembles an ordinary seat for one person) *"the murderer was sentenced to die in the chair"*
- [S: \(n\)](#) **chair** (a particular seat in an orchestra) *"he is second chair violin"*

Verb

- [S: \(v\)](#) **chair**, [chairman](#) (act or preside as chair, as of an academic department in a university) *"She chaired the department for many years"*
- [S: \(v\)](#) [moderate](#), **chair**, [lead](#) (preside over) *"John moderated the discussion"*

Obr. 3: Webové rozhranie

Noun

- [S: \(n\)](#) **chair** (a seat for one person, with a support for the back) *"he put his coat over the back of the chair and sat down"*
 - [direct hyponym](#) / [full hyponym](#)
 - [part meronym](#)
 - [direct hypernym](#) / [inherited hypernym](#) / [sister term](#)
 - [S: \(n\)](#) [seat](#) (furniture that is designed for sitting on) *"there were not enough seats for all the guests"*
 - [S: \(n\)](#) [furniture](#), [piece of furniture](#), [article of furniture](#) (furnishings that make a room or other area ready for occupancy) *"they had too much furniture for the small apartment"; "there was only one piece of furniture in the room"*
 - [S: \(n\)](#) [furnishing](#) ((usually plural) the instrumentalities (furniture and appliances and other movable accessories including curtains and rugs) that make a home (or other area) livable)
 - [S: \(n\)](#) [instrumentality](#), [instrumentation](#) (an artifact (or system of artifacts) that is instrumental in accomplishing some end)
 - [S: \(n\)](#) [artifact](#), [artefact](#) (a man-made object taken as a whole)
 - [S: \(n\)](#) [whole](#), [unit](#) (an assemblage of parts that is regarded as a single entity) *"how big is that part compared to the whole?"; "the team is a unit"*
 - [S: \(n\)](#) [object](#), [physical object](#) (a tangible and visible entity; an entity that can cast a shadow) *"it was full of rackets, balls and other objects"*
 - [S: \(n\)](#) [physical entity](#) (an entity that has physical existence)
 - [S: \(n\)](#) [entity](#) (that which is perceived or known or inferred to have its own distinct existence (living or nonliving))

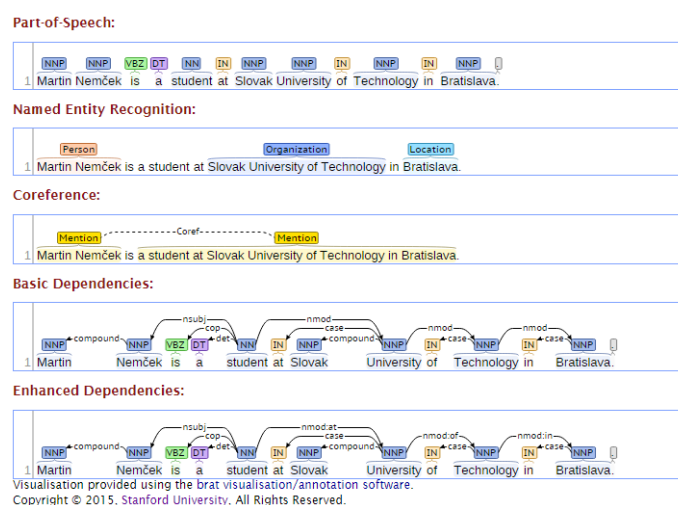
Obr. 4: Nadradenost' slov

2.4.2 StanfordNLP

Nástroj StanfordNLP² je vyvíjaný na Stanfordskej univerzite. Skladá sa z niekoľkých softvérov, ktoré sa zameriavajú na úlohy spracovania prirodzeného jazyka popísané v sekcii 2.1 [Spracovanie prirodzeného jazyka](#). Sú to softvéry *Stanford Parser*, *Stanford POS Tagger*, *Stanford EnglishTokenizer*, *Stanford Relation Extractor* a mnoho ďalších. *Stanford CoreNLP* zahŕňa viacero z týchto softvérov, a práve tento nástroj budeme používať pri spracovaní učebných textov.

Nástroje StanfordNLP sú implementované v Jave, ale sú dostupné aj v iných programovacích jazykoch ako C#, PHP alebo Python.

Dostupné je aj online webové demo. Na obrázku 5 [StanfordNLP online demo](#) vidíme výstupy z nástrojov ponúkaných balíkom StanfordNLP pre jednoduchý vstupný text skladajúci sa z jednej vety „Martin Nemček is a student at Slovak University of Technology in Bratislava.”.



Obr. 5: StanfordNLP online demo

2.4.3 CambridgeAPI

CambridgeAPI³ je vytvorený na Cambridge univerzite. Umožňuje prístup k viacerým rôznym slovníkom. Momentálne tento nástroj ponúka prístup k pätnástim

²www.nlp.stanford.edu

³www.dictionary-api.cambridge.org

prekladovým slovníkom ako napríklad anglicko-čínsky, anglicko-ruský, anglicko-arabský, anglicko-japonský a ďalšie. Všetky prekladové slovníky majú primárny jazyk angličtinu. Slovenčinu v súčasnosti nepodporuje.

Spomínaný nástroj funguje na princípe dopytovania pomocou HTTP protokolu. Na obdržanie korektnej odpovede je potrebné mať osobný API kľúč. Ten sa dá získať kontaktovaním správcov CambridgeAPI.

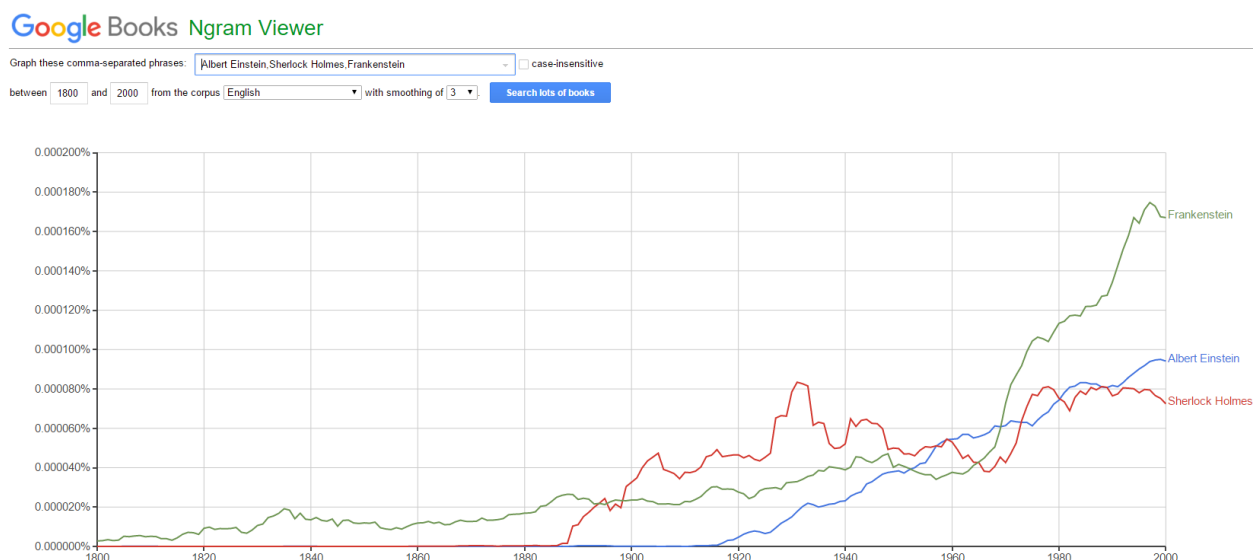
2.4.4 Google Ngram

Google Ngram⁴ je postavený na ďalšom softvéri tohto giganta, Google Books. V knihách, napísaných od roku 1500 až do súčasnosti, vyhľadáva výskyty n-gramov. Podporuje len niektoré jazyky, ako angličtina, francúzština, ruština, čínština. Na vyhľadávanie v knihách využíva optické rozoznávanie textu, pričom dokáže spracovať aj regulárne výrazy, avšak tie môžu byť použité iba ako náhrada celého slova, ale nie uprostred slova. Slovné spojenie „* Einstein” spracuje, pričom „Albert Einste*n” nie.

N-gram je podľa oxfordského slovníka definovaný ako postupnosť *n* za sebou idúcich slov alebo znakov. *Martin* je n-gram veľkosti jedna, 1-gram alebo unigram. *Martin Nemček* je n-gram veľkosti dva, 2-gram alebo bigram a tak ďalej, pričom *n* môže byť ľubovoľné kladné, celé číslo.

Google Ngram Viewer poskytuje vizualizáciu vyhľadaných dát. Je dostupný vo webovom rozhraní. Na obrázku 6 [Google Ngram Viewer](#) vidno vizualizáciu výskytu mien *Albert Einstein*, *Sherlock Holmes*, *Frankenstein* v knihách od roku 1800 do roku 2000.

⁴www.books.google.com/ngrams



Obr. 6: Google Ngram Viewer

Tento nástroj okrem iného ponúka aj surové (angl. raw) dáta na stiahnutie.

2.4.5 AlchemyAPI

AlchemyAPI⁵ obsahuje dvanásť funkcií, z ktorých sú niektoré zamerané na úlohy spracovania prirodzeného jazyka popísané v sekcii [2.1 Spracovanie prirodzeného jazyka](#), ako napríklad extrakcia entít, extrakcia kľúčových slov, extrakcia vzťahov, ale aj iné zaujímavé funkcie, napríklad extrakcia autora z textu.

Na používanie tohto nástroja je potrebné sa zaregistrovať pre obdržanie API kľúču. S týmto kľúčom je tisíc dopytov denne zdarma. Dostupnosť v programovacích jazykoch je široká, keďže ponúka knižnicu v deviatich najpoužívannejších programovacích jazykoch.

Pre AlchemyAPI je dostupné aj online webové demo, vid' obrázok [7 AlchemyAPI online demo](#), kde je vidno širokú ponuku, ktorú tento nástroj ponúka.

⁵www.alchemyapi.com

| | | | | | | |
|--|-------------------------|-----------|------------|------------------|------------------|-------------|
| LANGUAGE: English
AlchemyAPI uses natural language processing, artificial intelligence, deep learning and massive-scale web crawling to power its text analysis capabilities. Try entering your own text in this text box to see what knowledge AlchemyAPI can extract from your unstructured data. | | | | | | |
| Click here to learn more about entities . Visual JSON API | | | | | | |
| Entities | artificial intelligence | | AlchemyAPI | | natural language | |
| Keywords | | | | | | |
| Taxonomy | | | | | | |
| Concepts | | | | | | |
| Document Sentiment | | | | | | |
| Targeted Sentiment | | | | | | |
| Relations | | | | | | |
| Language | | | | | | |
| Title | | | | | | |
| Author | | | | | | |
| Text | Entity | Relevance | Sentiment | Type | Subtypes | Linked Data |
| Feeds | artificial intelligence | 0.778396 | neutral | FieldTerminology | | |
| Microformats | natural language | 0.68469 | positive | FieldTerminology | | |
| | AlchemyAPI | 0.676997 | positive | Company | | |

Obr. 7: AlchemyAPI online demo

Dáta sú vo formáte JSON a okrem spracovania prirodzeného jazyka AlchemyAPI ponúka aj nástroje na extrahovanie obsahu z obrázku alebo rozpoznávanie tváre na obrázkoch.

2.5 Aplikácie na spracovanie prirodzeného jazyka

Dostupnosť aplikácií na spracovanie prirodzeného jazyka je veľká a široká. Najväčší podiel tvoria aplikácie zamerané na preklad. V tejto kapitole si predstavíme niektorých predstaviteľov tejto kategórie aplikácií.

2.5.1 InterText

InterText⁶ je editor paralelne zarovnaných textov, využívaný na správu viacerých paralelne zarovnaných verzií textu rôznych jazykov na úrovni viet. Táto aplikácia je dostupná vo verzii pre desktop, ale aj pre server.

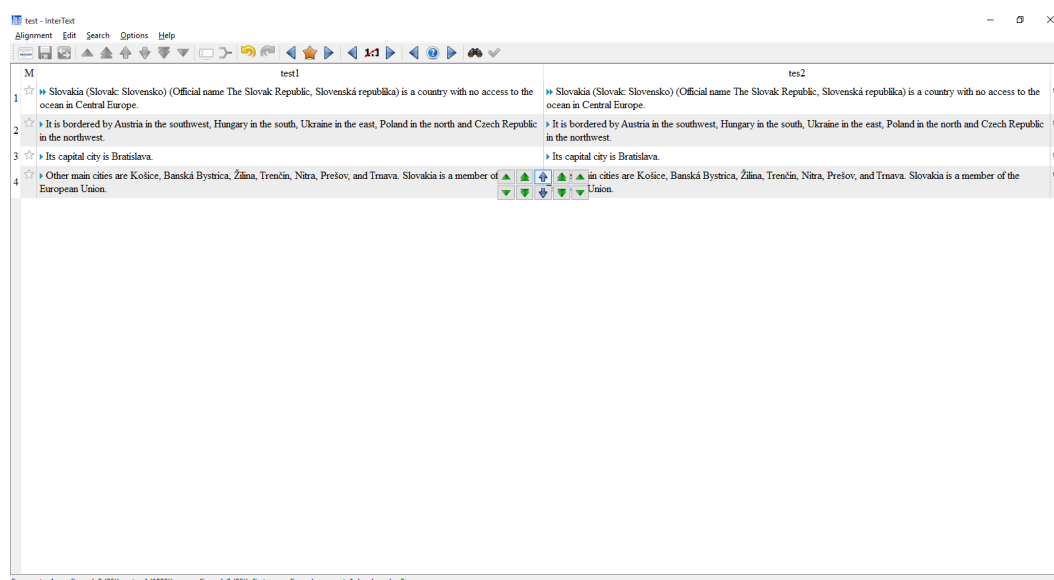
Podporuje viacero formátov textu, či už čistý (angl. plain) text alebo XML a taktiž zobrazuje aj HTML značky. Riadky obsahujú vety oddelené znakom konca

⁶<http://wanthalf.saga.cz/intertext>

riadku a sú očíslované. Umožňuje funkcie ako presúvanie riadkov textu alebo zoskupenie viacerých do jedného, krok vpred a vzad. V spracovávanom texte sa dá vyhľadávať a je možné tento text aj upraviť podľa vlastných potrieb.

InterText nezohľadňuje používateľove úpravy textu počas používania a pri následnom spracovávaní textu sa tak neprispôsobí používateľovi. Okrem toho zjednodušovanie textu v tomto nástroji by bolo pomerne náročné.

Na obrázku 8 [Aplikácia InterText](#) je zobrazená aplikácia InterText s testovacím vstupom, na ktorom je vidno väčšinu, už spomenutej, funkcionality, ako presúvanie a zoskupovanie riadkov, číslovanie, atď.



Obr. 8: *Aplikácia InterText*

2.5.2 NOVA Text Aligner

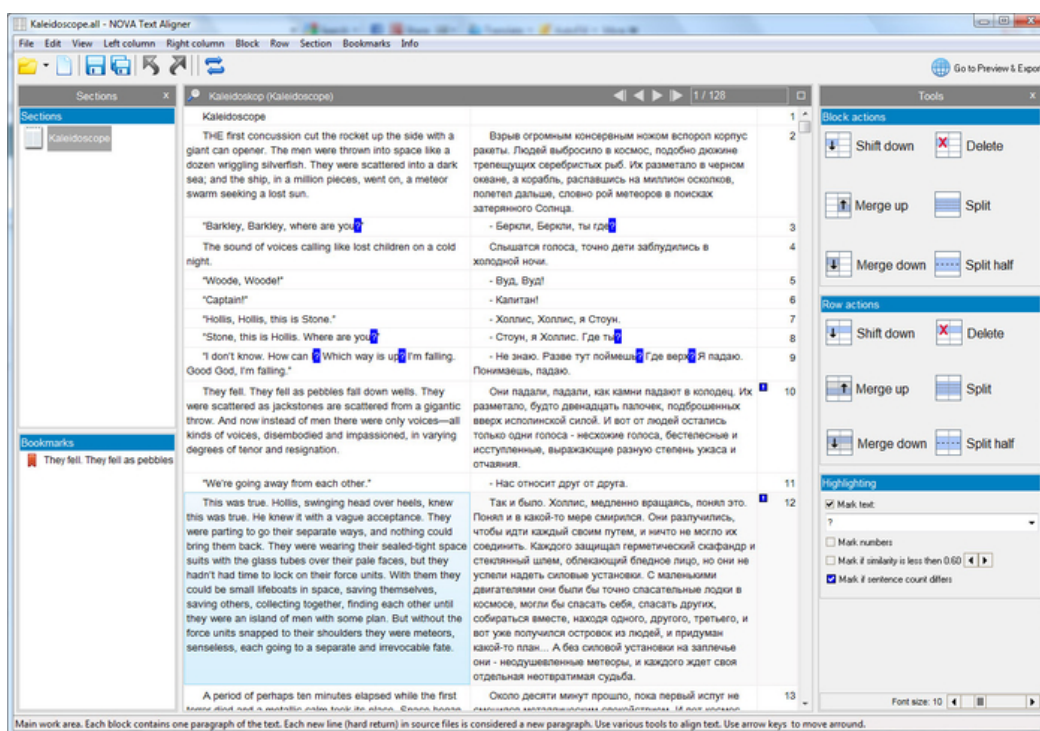
NOVA Text Aligner⁷ je aplikácia na zarovnávanie textu, pričom nevyužíva algoritmy na zarovnávanie textu, ale manuálne používateľovo určovanie zarovnania.

Ako vidno na obrázku 9 [Aplikácia NOVA Text Aligner](#) hlavná editovacia časť aplikácie je rozdelená do dvoch častí. Umožňuje do ľavej aj pravej časti načítať rôzny text, v ktorom sa dá veľmi jednoducho vyhľadávať, k čomu napomáha zvý-

⁷<http://www.supernova-soft.com/wpsite/products/text-aligner/>

rozneenie vyhľadanych slov. Načítaný text je možné premiestňovať a zoskupovať, či už podľa riadkov alebo aj v celých blokoch a nechýba možnosť editovať text. Je možné si túto aplikáciu prispôbiť. Ponúka možnosti ako zmena typ písma a pod. Finálny, spracovaný text sa dá exportovať do viacerých formátov, z ktorých populárne sú formáty elektronických knížiek EPUB a MOBI.

Aplikácia je zameraná hlavne na usporadúvanie textu, nezaznamenáva si používateľove zmeny textu a neprispôsobuje sa podľa toho pri ďalšom použití, funguje iba lokálne. NOVA Text Aligner je dostupná iba v skúšobnej verzii, pre dlhodobé používanie si treba zakúpiť licenciu.

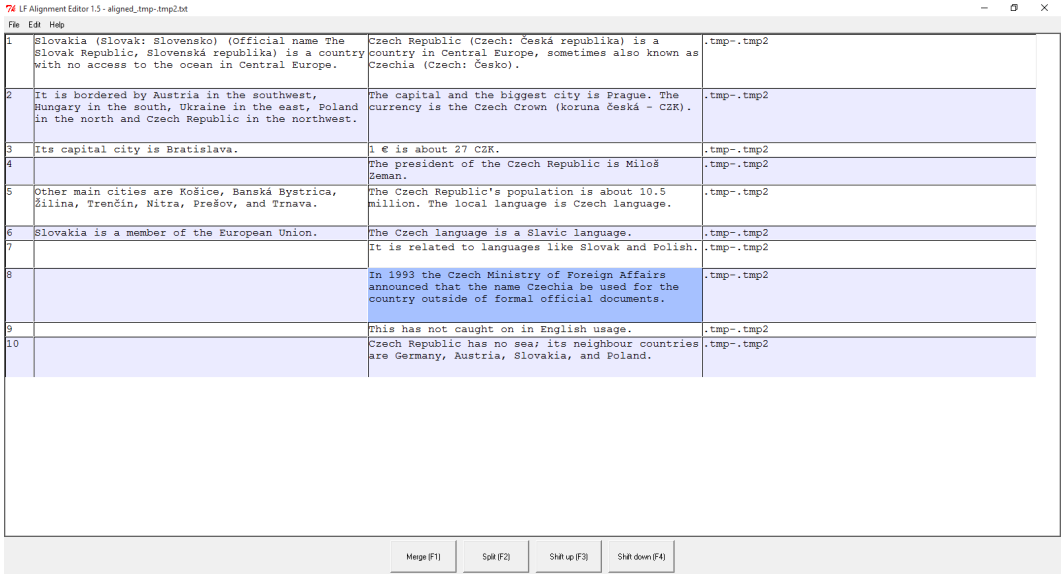


Obr. 9: Aplikácia NOVA Text Aligner⁸

⁸<http://parallel-text-aligner.en.softonic.com/>

2.5.3 LF Aligner

Aplikácia LF Aligner⁹ je zameraná na spracovanie textu rôznych jazykov. Ponúka možnosť použiť až 99 jazykov, čo ale znamená 99 vstupných súborov, každý so zvoleným jazykom. Dokáže spracovať rôzne typy vstupných súborov od čistého textu, PDF súborov, cez URL stránok s textom až po správy Európskeho parlamentu, ktoré automaticky stiahne. Výstup môže byť taktiež viacerých druhov, napríklad cez grafické rozhranie LF Aligner alebo vygenerovanie XLS súboru. Na obrázku 10 Aplikácia LF Aligner vidno grafické rozhranie tejto aplikácie, ktoré ponúka mnohé vymoženosti. Samozrejmosťou je možnosť premiestňovať a zoskupovať riadky, doplnenie ďalšieho súboru na spracovávanie, uloženie zmien súboru prepísaním jeho dát a mnohé ďalšie.



| | Slovak (Slovak: Slovensko) (Official name The Slovak Republic, Slovenská republika) is a country with no access to the ocean in Central Europe. | Czech Republic (Czech: Česká republika) is a country in Central Europe, sometimes also known as Czechia (Czech: Česko). | .tmp-.tmp2 |
|----|---|---|------------|
| 1 | | | |
| 2 | It is bordered by Austria in the southwest, Hungary in the south, Ukraine in the east, Poland in the north and Czech Republic in the northwest. | The capital and the biggest city is Prague. The currency is the Czech Crown (koruna česká - CZK). | .tmp-.tmp2 |
| 3 | Its capital city is Bratislava. | 1 € is about 27 CZK. | .tmp-.tmp2 |
| 4 | | The president of the Czech Republic is Miloš Zeman. | .tmp-.tmp2 |
| 5 | Other main cities are Košice, Banská Bystrica, Žilina, Trenčín, Nitra, Prešov, and Trnava. | The Czech Republic's population is about 10.5 million. The local language is Czech language. | .tmp-.tmp2 |
| 6 | Slovakia is a member of the European Union. | The Czech language is a Slavic language. | .tmp-.tmp2 |
| 7 | | It is related to languages like Slovak and Polish. | .tmp-.tmp2 |
| 8 | | In 1993 the Czech Ministry of Foreign Affairs announced that the name Czechia be used for the country outside of formal official documents. | .tmp-.tmp2 |
| 9 | | This has not caught on in English usage. | .tmp-.tmp2 |
| 10 | | Czech Republic has no sea; its neighbour countries are Germany, Austria, Slovakia, and Poland. | .tmp-.tmp2 |

Obr. 10: Aplikácia LF Aligner

2.5.4 Zhrnutie

Všetky analyzované aplikácie sú užitočné vo svojom obore, ale ani jedna nespĺňa všetky požiadavky na systém schopný spoznámkovať učebný text v takom

⁹www.sourceforge.net/projects/aligner

⁹<http://parallel-text-aligner.en.softonic.com/>

rozsahu, ktorý by umožňoval používateľovi prispôbiť si spracovaný text. Systém musí vedieť prispôbovať svoje spracovanie textu podľa používateľových úprav a ponúkať mu k tomu vhodné rozhranie. Takisto musí ukladať dáta mimo používateľovho úložného priestoru.

3 Smerovanie práce

V letnom semestri plánujem najskôr dokončiť prototyp. To znamená, spraviť používateľské rozhranie, ktoré bude umožňovať vložiť text na spracovanie, zobrazí poznámky a tak isto umožní používateľovi pre ľubovlnú vetu pozmeniť tvar poznámky poznámky. Tieto zmeny sa uložia do databázy a zohľadnia pri ďalšom použití. Úprava spracovanej poznámky bude fungovať na princípe preusporiadania slov vety, takže používateľ nebude môcť zadať kadečo. Predíde sa tým nezmyselným záznamom v databáze.

Do systému doimplementovať „AND poznámkovač“, ktorý identifikuje množinu súvisiacu so spojkou AND a pre každú entitu v tejto množine oddelenú čiarkou vygeneruje samostatnú poznámku.

Následne plánujem dokončiť kapitolu návrh, napísať kapitoly závar, anotácia, výsledky a ďalšie.

4 Opis prototypu

V zimnom semestri som implementoval prototyp aplikácie na spoznámkovanie učebného textu.

4.1 Notenizer

Notenizer je prototyp aplikácie na extrahovanie relevantných informácií z učebných textov. Využíva nástroj Stanford CoreNLP, ktorý je implementovaný v Jave, ale cez IKVM je portnutý aj na C#. Na ukážke [1 Spustenie StanfordCoreNLP](#) je ukázané prepojenie nástroja StanfordCoreNLP s aplikáciou Notenizer.

```
String jarRoot = @"stanford-corenlp-3.5.2-models";

Properties properties = new Properties();
// Zvolime, ktore nastroje chceme pouzít.
// pos = part-of-speech tagger
// ssplit = sentence split
// atd.
properties.setProperty("annotators", "tokenize, ssplit, pos, parse");
properties.setProperty("sutime.binders", "0");
properties.setProperty("ner.useSUTime", "false");

// Nastavenie aktualneho priecku, aby StanfordCoreNLP vedel najst
// vsetky potrebne subory
String currentDirectory = Environment.CurrentDirectory;
Directory.SetCurrentDirectory(jarRoot);
StanfordCoreNLP pipeline = new StanfordCoreNLP(properties);
Directory.SetCurrentDirectory(currentDirectory);

// Vytvorenie anotacie z textu
Annotation annotation = new Annotation(text);

// Spustenie
pipeline.annotate(annotation);
```

Ukážka 1: *Spustenie StanfordCoreNLP*

Údaje získane z tohto nástroja, napríklad POS značky, vzťahy medzi slovami, pozície slov a mnoho ďalších, Notenizer ďalej spracováva. Najdôležitejšie vlastnosti, ktoré sa využívajú v najväčšej miere pri spracovávaní sú závislosti (angl. dependency) medzi slovami vo vete.

Spracovávaný text sa postupne spracováva po vetách. Každá veta sa samostatne „rozparsuje“, spoznámkuje. Vety sa parsujú na základe pravidiel. Na začiatku je daná statická sada pravidiel na spracovanie viet a textov. Po tom, ako sa celý text spracuje, tak sa použité pravidlá uložia do databázy aj s informáciami o pôvodnej vete a novo vytvorenej, zjednodušenej vete. Následne pri opätovnom používaní aplikácie, keď sa začne spracovávať text, tak sa vyhľadajú pre každú vetu pravidlá v databáze, vyberú sa tie s najväčšou zhodou a podľa toho sa spracuje daná veta. Statické pravidlá na spracovanie vety sa v tomto prípade použijú len v prípade, ak v sa v databáze nenašli žiadne pravidlá na spracovanie vety, ktoré by pre danú vetu vyhovovali, to znamená, že takúto alebo podobnú vetu zatiaľ Notenizer nespracovával.

Na obrázku 11 **Ukážkový výstup prototypu** je ukázaný ukážkový výstup prototypu pre vstupný text z wikipédie: *Czech Republic (Czech: Česká republika) is a country in Central Europe, sometimes also known as Czechia (Czech: Česko). The capital and the biggest city is Prague. The currency is the Czech Crown (koruna česká - CZK). 1 € is about 27 CZK. The president of the Czech Republic is Miloš Zeman. The Czech Republic's population is about 10.5 million. The local language is Czech language. The Czech language is a Slavic language. It is related to languages like Slovak and Polish. In 1993 the Czech Ministry of Foreign Affairs announced that the name Czechia be used for the country outside of formal official documents. This has not caught on in English usage. Czech Republic has no sea; its neighbour countries are Germany, Austria, Slovakia, and Poland.*

Výstup je v tvare [pôvodná veta] ==> [poznámka z pôvodnej vety].

```
Parsed note: Czech Republic (Czech: Česká republika) is a country in Central Europe, sometimes also known as Czechia (Czech: Česko). ==> Czech Republic is country in Europe.
Parsed note: The capital and the biggest city is Prague. ==> Capital is Prague.
Parsed note: The currency is the Czech Crown (koruna česká - CZK). ==> Currency is Czech Crown.
Parsed note: 1 € is about 27 CZK. ==> 1 $ is 27 CZK.
Parsed note: The president of the Czech Republic is Miloš Zeman. ==> President is Zeman.
Parsed note: The Czech Republic's population is about 10.5 million. ==> Population is million.
Parsed note: The local language is Czech language. ==> Local language is Czech language.
Parsed note: The Czech language is a Slavic language. ==> Czech language is Slavic language.
Parsed note: It is related to languages like Slovak and Polish. ==> It is related to languages like Slovak.
Parsed note: In 1993 the Czech Ministry of Foreign Affairs announced that the name Czechia be used for the country outside of formal official documents. ==> In 1993 Ministry announced. Czechia be used for country outside_of documents.
Parsed note: This has not caught on in English usage. ==> This has caught in usage.
Parsed note: Czech Republic has no sea; its neighbour countries are Germany, Austria, Slovakia, and Poland. ==> Republic has no sea. Neighbour countries are Slovakia and Poland.
```

Obr. 11: *Ukážkový výstup prototypu*

4.1.1 Pravidlá

Pri spracovaní pôvodnej vety sa na túto vetu aplikuje *pravidlo na spracovanie*. Toto pravidlo obsahuje okrem iného zoznam závislostí pôvodnej vety. Podľa týchto závislostí slov vo vete sa v spracováanej vete vyhľadávajú slová, ktoré majú byť použité v poznámke. Vyhľadávajú sa, okrem iného, podľa POS značiek a indexov vo vete. Pre podrobnejšie informácie o vyhľadávaní a vytváraní pravidiel viď. sekcie [5.2.4 Vyhľadávanie pravidla](#) a [5.2.5 Vytváranie pravidla](#)

Obsahuje aj zoznam závislostí zjednodušenej vety, poznámky. Tieto závislosti sa aplikujú na spracovávané vety na vygenerovanie zjednodušenej vety (viď. [5.2.6](#)

Aplikovanie pravidla).

5 Návrh

5.1 Uchovávanie textov v databázach

Text je špecifický údajový model s variabilnou štruktúrou. Ak chceme efektívne ukladať texty v databázach, je nutné aby sme použili databázu, ktorá je tomu prispôbená, pri ktorej nebudeme zbytočne čerpať pamäť a takisto bude jednoduché narábať s dátami. To znamená bezproblémové ukladanie, získavanie, vyhľadávanie a spracovanie textov na úrovni databázy. V nasledujúcich kapitolách sa pozrieme, aké typy databáz existujú a aké možnosti z pohľadu ukladania textov ponúkajú.

5.1.1 Relačné databázy

Relačné databázy boli dlhé roky populárnou a finančne nenáročnou voľbou pri tvorbe veľkých podnikateľských aplikácií. Momentálne sú používané vo väčšine súčasných aplikácií a pracujú spoľahlivo pri obmedzenom množstve dát [6]. Problém s relačným modelom relačných databáz nastáva, keď vzniká potreba aplikácie s obrovským množstvom dát. Menovite rozšíriteľnosť (angl. scalability) sa stáva najväčším problémom relačných databáz [8].

Tento typ databáz oplýva veľkou úrovňou jednotvárnosti, ukladá dáta v tabuľkách zložených z riadov a stĺpcov. Každý záznam (riadok) v tabuľke predstavuje zjednodušený objekt alebo vzťah z reálneho života. Výhodou relačných databáz je možnosť jednoduchého vytvorenia prispôbeného pohľadu na dáta [7].

5.1.2 Textové databázy

S rozmachom variácie dát v posledných rokoch sa začali objavovať a vznikať nerelačné databázy, aby pokryli požiadavky na nové aplikácie. Textové databázy sú druhom nerelačných databáz.

Textové databázy ukladajú dáta vo forme dokumentov, vďaka čomu ponúkajú vysoký výkon a horizontálnu rozšíriteľnosť [8]. Uložené dokumenty môžu nadobúdať rôzne typy, ako napríklad JSON, BSON, XML a BLOB, ktoré poskytujú veľkú flexibilitu pre dáta. Každý záznam v takejto databáze preto môže mať inú štruktúru, napríklad počet alebo typ polí, čo šetrí úložným priestorom, keďže

neobsahuje nepotrebné prázdne polia [8].

Dokumenty v databáze sú referencované kľúčom, ktorý môže byť string, cesta, ale dokonca aj dokument [8]. Majú dynamickú schému, čo umožňuje vytvárať záznamy bez toho, aby bolo potrebné predtým definovať štruktúru. Uľahčujú zmenu štruktúry záznamov jednoduchým pridaním, odstránením alebo zmenením typu poľa. Vďaka svojej štruktúre sú dokumenty ľahko namapovateľné na objekty z objektovo-orientovaných programovacích jazykov a odstraňujú tým potrebu pre použitie objektovo-relačnej mapovacej vrstvy.

Primárne využitie týchto databáz je v aplikáciách, ktoré potrebujú ukladať dáta, ktorých štruktúra je vopred neznáma alebo sa mení. Predstaviteľmi sú napríklad *MongoDB* alebo *CouchDB* databázy.

5.1.2.1 MongoDB

MongoDB¹⁰ je dokumentová nerelačná databáza vytvorená v C++ spustená v roku 2009 [8]. Ukladá dáta v dokumentoch vo formáte BSON (Binary JSON), ktorých štruktúra sa môže meniť. Využíva dynamickú štruktúru schém, preto dokáže vytvárať záznamy bez preddefinovanej štruktúry dát, lebo štruktúra sa vytvára za behu, pričom môže byť veľmi jednoducho pozmenená pridaním, odstránením, zmenou typu poľa dokumentu určujúceho štruktúru. Umožňuje jednoduché ukladanie dát s hierarchickými vzťahmi alebo komplexnejších štruktúr, ako sú napríklad polia, listy alebo vnorené polia.

Vlastnosti ako chybová tolerancia, perzistencia a konzistencia dát sú súčasťou MongoDB. Oproti klasickým dokumentovým databázam ponúka aj vymoženosti, ako agregácia, ad hoc dopyty, indexovanie, a pod. Taktiež má svoj vlastný plnohodnotný dopytovací jazyk *mongo query language* [8].

Prvky poskytované databázou MongoDB sú prvky zahrnuté v relačných databázach rozšírené o ďalšiu funkcionálnosť. Porovnanie poskytovaných prvkov je v tabuľke 1 [Prvky poskytované MongoDB \[? \]](#).

¹⁰www.mongodb.org

Tabuľka 1: Prvky poskytované MongoDB [?]]

| | MySQL | MongoDB |
|-------------------------|-------|---------|
| Bohatý dátový model | Nie | Áno |
| Dynamická štruktúra | Nie | Áno |
| Dátové typy | Áno | Áno |
| Lokálnosť dát | Nie | Áno |
| Aktualizovanie polí | Áno | Áno |
| Ľahké pre programátorov | Nie | Áno |
| Komplexné transakcie | Áno | Nie |
| Audit | Áno | Áno |
| Auto-sharding | Nie | Áno |

Bohatý dátový model (angl. Rich Data Model) znamená, že dátový model poskytuje veľa funkcionality. Princípom dynamickej štruktúry (angl. Dynamic Structure) je jednoduchá zmena štruktúry, pričom nemusí byť vôbec zadefinovaná a každý záznam môže mať odlišnú štruktúru. Lokálnosť dát (angl. Data Locality) znamená uchovávanie súvisiacich dát pokope. Aktualizovanie polí umožňuje vykonávať nad poliami operácie, ako sú inkrementácia podľa špecifikovaného množstva, vynásobenie hodnotou, premenovanie, aktualizácia iba ak je hodnota väčšia alebo menšia ako špecifická hodnota a ďalšie. Audit (angl. Auditing) je funkcionality, ktorá umožňuje administrátorom a používateľom sledovať aktivity systému. Auto-sharding pri náraste dát, aby sa zabránilo poklesu priepustnosti operácií čítania a zapisovania, ukladá dáta automaticky na viacero strojov.

MongoDB má vlastnú konvenciu názvov svojich častí. Tie sa v niektorých prípadoch líšia s názvami relačných databáz. Rozdiely sú zobrazené v tabuľke [2 Porovnanie používaných pojmov \[6\]](#). Za zástupcu relačných databáz bola vybraná MySQL databáza.

Tabuľka 2: Porovnanie používaných pojmov [6]

| MySQL | MongoDB |
|---------------|--------------------------------|
| Databáza | Databáza |
| Tabuľka | Kolekcia |
| Index | Index |
| Riadok | BSON dokument |
| Stĺpec | BSON pole (angl. field) |
| Spojenie | Vnorené dokumenty a prepojenie |
| Primárny kľúč | Primárny kľúč |
| Zoskupenie | Agregácia |

5.1.3 Ostatné

Okrem relačných a textových dokumentov existuje ešte niekoľko druhov databáz. V nasledujúcich častiach si priblížime niektoré z nerelačných databáz.

5.1.3.1 Kľúč - hodnota databázy

Nerelačné databázy typu kľúč - hodnota sú v svojej podstate celkom jednoduché, ale zároveň efektívne. Umožňujú používateľovi ukladať dáta ľubovoľne, keďže neobsahujú schémy. Uložené dáta sa skladajú z dvoch častí. Prvá časť je kľúč a druhá časť je hodnota [8], pričom kľúč je samo-generujúci string a hodnota môže byť takmer čokoľvek, od string, JSON cez BLOB až po obrázok [6].

Kľúč - hodnota databázy sú veľmi podobné hašovacím tabuľkám, kde kľúč je indexom do tabuľky, pomocou ktorého používateľ môže prísť k hodnote daného kľúču. Tento typ databáz uprednostňuje rozšíriteľnosť pred konzistenciou. Ponúka vysokú konkurenčnosť (angl. concurrency), rýchle vyhľadávanie a schopnosť uloženia veľkého množstva dát za cenu spojovacích a agregáčnych operácií. Taktiež je veľmi náročné vytvoriť ľubovoľný pohľad na dáta z dôvodu chýbajúcej schémy [8].

Najznámejšími predstaviteľmi tohto typu databáz sú *Amazon DynamoDB* a *RIAK*.

5.1.3.2 Stĺpcové databázy

Stĺpcové databázy musia mať preddefinovanú schému, v ktorej sú jednotlivé bunky záznamov zoskupené do kolekcie stĺpcov [6]. Dáta nie sú ukladané do tabuliek, ale do masívne distribuovaných architektur, za hlavným zámerom, aby agregácia dát mohla prebehnúť veľmi rýchlo s redukovaním I/O aktivity.

Tento typ databáz taktiež poskytuje veľkú rozšíriteľnosť v ukladaní dát.

Najvhodnejšie je využívať takéto databázy v analytických aplikáciách alebo aplikáciach, ktoré získavajú dáta pomocou metódy *data mining* [8].

5.1.3.3 Grafové databázy

Grafové databázy sú špeciálny typ databáz, v ktorých sú dáta uložené vo forme grafu. Graf pozostáva z vrcholov a hrán, pričom vrcholy predstavujú objekty a hrany reprezentujú vzťahy medzi nimi. Každý vrchol okrem iného obsahuje aj ukazovateľ na príbuhlé vrcholy, čo umožňuje prechádzať obrovské množstvo dát rýchlejšie ako v relačných databázach [8].

Údaje sa ukladajú v polo-štruktúrovanej forme, kde je kladený hlavný dôraz na prepojenia medzi dátami. Grafové databázy spĺňajú vlastnosť ACID a sú veľmi vhodné pre biometrické aplikácie alebo aplikácie sociálnych sietí. Hlavným predstaviteľom grafových databáz je *Neo4j* [8].

5.1.3.4 Objektovo orientované databázy

Objektovo orientované databázy ukladajú dáta vo forme objektov, rovnako ako sú údaje reprezentované v objektoch v objektovo orientovaných programovacích jazykoch (OOP). Tieto databázy podporujú všetky vymoženosti OOP, ako enkapsulácia, polymorfizmus, ale aj dedenie. Objektovo orientované databázy robia moderný vývoj softvéru jednoduchším [8].

5.1.4 Zhrnutie

NOSQL databáza narozdiel do RDBMS modelu (Relation Data Base Management System) je navrhnutá aby sa bola jednoducho rozšíriteľná so zväčšovaním

sa. Väčšina NOSQL databáz odstránila niektoré nepotrebné prvky RDBMS modelov, čím sa stali podstatne ľahšími a efektívnejšími ako ich náprotivok RDBMS systémy. Toto na druhej strane spôsobilo, že NOSQL model negarantuje vlastnosti ACID (Atomicity, Consistency, Isolation, Durability), ale naopak garantuje vlastnosti BASE (Basically Available, Soft state, Eventual Consistency) [8].

Nerelačné databázy neukladajú údaje v tabuľkách a nemajú fixnú schému. Tieto vlastnosti im umožňujú jednoducho spracovávať neštrukturované dáta, ako sú dokumenty, e-maily a mnoho ďalších [6]. Preto majú čím ďalej, tým majú viacero využití.

Existuje hneď niekoľko prípadov, kedy je lepšie použiť nerelačnú databázu namiesto relačnej databázy. Keď je potrebné, aby aplikácia dokázala spracovávať rôzne typy a tvary dát alebo pri potrebe spravovať aplikáciu efektívnejšie pri rozširovaní, je rozhodne výhodnejšie použiť nerelačnú databázu. Niektoré databázy, ako napríklad textová databáza MongoDB uľahčuje vývoj aplikácií, keďže jeho dokumentová štruktúra dát je jednoducho namapovateľná na moderné, objektovo-orientované programovacie jazyky a tým pádom nie je potreba využívať komplexnú objektovo-relačnú mapovaciu vrstvu, ktorá je nutná pri použití relačných databáz na prevod objektov z programovacieho jazyka na perzistentné objekty v databáze. Všeobecne je omnoho ľahšie rozšíriť schému / model nerelačnej databázy ako rozširovať schému relačnej databázy.

Potrebuje ukladať v databáze texty a informácie o nich. Počet viet, slov, vzťahov je pre každý text odlišný a preto nedokážeme vopred definovať efektívnu schému na ukladanie týchto dát. Textové databázy, so svojou dynamickou a ľahko upraviteľnou štruktúrou, sú na tento účel ideálne, pričom ukladanie textov v tabuľkách by bolo náročné, navyše relačné databázy nemajú default podporované vyhľadávania v štruktúrach ako text. MongoDB (viď. [5.1.2.1 MongoDB](#)) je vyspelá, textová databáza zahrňajúca všetku funkcionálnosť, ktorú potrebujeme navyše rozšírenú o veľa vymožeností.

5.2 Náš návrh uchovávaní textov v databázach

Dáta budeme ukladať v dokumentovej databáze MongoDB. Keďže spracovávané dáta sa dajú rozdeliť do troch kategórií, budeme využívať primárne tri databázové

kolekcie na ich ukladanie. Sú to:

- sentences,
- rules,
- texts.

V nasledujúcich častiach ich opíšeme bližšie aj s názornými ukážkami.

5.2.1 Kolekcia texts

V kolekcií *texts* sa budú ukladať celé texty, ktoré budú spracovávané.

Štruktúra tejto kolekcie bude veľmi jednoduchá, nakoľko bude obsahovať iba jedno pole textového typu slúžiace na uloženie textu v pôvodnom tvare.

5.2.2 Kolekcia sentences

V ďalšej kolekcií *sentences* budeme ukladať spracovávané vety a vytvorené poznámky z týchto viet, pričom vety sa budú odkazovať na texty, z ktorých pochádzajú v kolekcií *texts*. Toto nám umožní jednoducho zistiť, v akom texte sa daná veta nachádzala.

Štruktúra tejto kolekcie bude taktiež pomerne jednoduchá. Dáta budú uložené v dokumentoch s jednoduchou štruktúrou. Bude obsahovať tri polia. Jedno, textové, určené na uchovanie pôvodného znenia vety, druhé, tiež textové, na uchovanie novo vytvorenej vety po spracovaní vety uloženej v prvom poli a tretie pole, ktoré bude odkazovať na záznam v kolekcií *texts*.

5.2.3 Kolekcia rules

V poslednej kolekcií pomenovanej *rules* sa budú ukladať pravidla na spracovávanie viet, ktoré sa budú odkazovať na vety v kolekcií *sentences*, ktoré boli podľa daného pravidla spracované. Ukladaním viet a pravidiel na ich spracovanie do separátnych kolekcií zabránime duplikovaniu dát a zrýchlime vyhľadávanie. Referencia do kolekcie *sentences* nám poskytuje možnosť jednoduchého a rýchleho vyhľadanie viet, na ktoré bolo konkrétne pravidlo aplikované a aký bol výstup aplikovania tohto pravidla.

Pravidlo sa skladá hlavne z dvoch častí. Zoznam závislostí pôvodnej vety a zoznam závislostí zjednodušenej vety. Práve závislosti z druhého menovaného zoznamu sa aplikujú na spracovávanú vetu s cieľom zjednodušiť ju. Dáta uložené v tejto kolekcii budú mať zložitejšiu štruktúru.

Každý záznam bude obsahovať pole celých čísel určujúcich pozície slov, za ktorými je vo vytvorenej zjednodušenej vete ukončenie vety. V prípade jednoduchých viet to bude posledné slovo vety, ale pri súvetiach to môže byť viacero slov na ľubovoľných miestach vety. Pre jednoduchú vetu „*The president of the Czech Republic is Miloš Zeman.*” bude toto pole obsahovať jednu hodnotu 3, keďže zjednodušená veta bude v tvare „*President is Zeman.*”.

Okrem poľa určujúceho konce viet, bude každý záznam obsahovať dva hlavné zoznamy závislostí. Prvý zoznam bude pozostávať zo závislostí pôvodnej vety a druhý zoznam bude zložený z závislostí zjednodušenej vety. Zoznamy budú mať nasledujúcu štruktúru. Budú obsahovať dokumenty. Tieto dokumenty budú mať názov vlastnosti a ich zoznam, pričom sa budú párovať práve podľa názvu. Tento vnorený zoznam bude obsahovať už konkrétne závislosti. Každá závislosť sa skladá z nadradeného tokenu (angl. governor), podradeného tokenu (angl. dependent) a pozície tejto závislosti medzi všetkými závislosťami vety. Tieto tokeny sú dokumenty skladajúce sa z dvoch polí, jedno textové, obsahujúce skratku POS značky a druhé číselne, obsahujúce pozíciu slova vo vete, ku ktorému sa daný token viaže.

Celý strom štruktúry dát v kolekcii *rules* sa dá vyjadriť diagramom [12 Štruktúra kolekcie rules](#).

Dáta sú v MongoDB databáze uložené v binárnom JSON formáte. Na ukážke [2 Ukážka dát kolekcie rules](#) je zobrazená časť uložených údajov o pôvodnej vete.

Ukážka 2: *Ukážka dát kolekcie rules*

```
{
  "originalDependencies" : [
    {
      "dependencyName" : "det",
      "dependencies" : [
        {
          "governor" : {
            "pos" : "NN",
            "index" : 2
          },
          "dependent" : {
            "pos" : "DT",
            "index" : 1
          },
          "position" : 0
        },
        { ... }
      ]
    }
  ]
}
```

5.2.4 Vyhľadávanie pravidla

Pred spracovaním vety sa vyhľadá pravidlo v databáze vhodné na jej zjednodušenie. Pri vyhľadávaní sa berie do úvahy viacero podmienok.

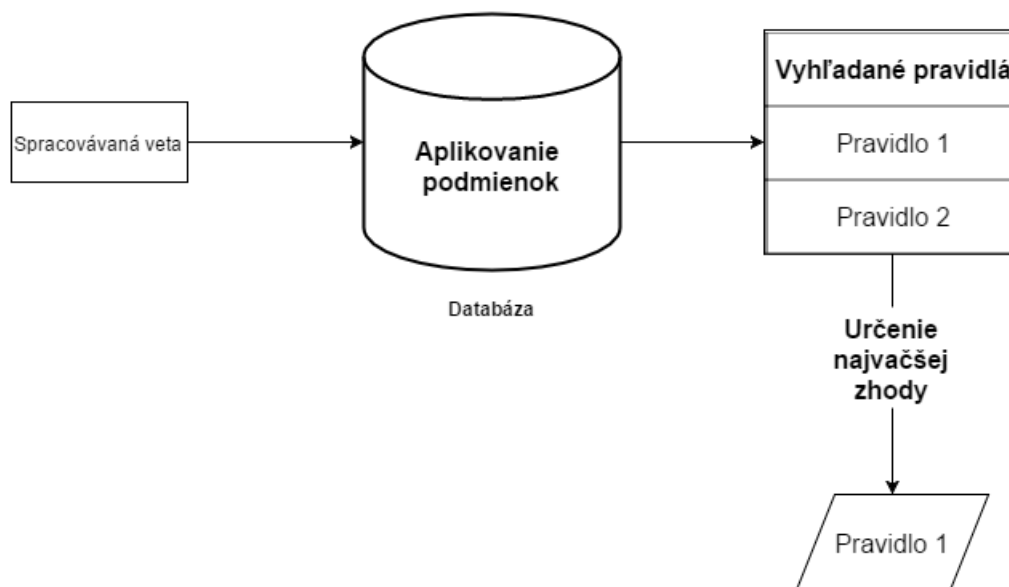
Spracovávaná veta, pre ktorú hľadáme pravidlo, musí mať rovnaký počet záznamov v *zozname závislosti pôvodnej vety* a zároveň musia byť napárované práve všetky názvy závislosti v tomto zozname.

Pri použití týchto podmienok vieme rýchlo vyhľadať pravidlo, ktoré súvisí s podobnou vetou. Avšak, môže nastať situácia, kedy je pre spracovávanú vetu vhodných viacero pravidiel. Vtedy sa rozhoduje podľa zhody pôvodných viet, ktoré vybrať. Vyberá sa, a následne aplikuje, to s najväčšou zhodou.

Určovanie najväčšej zhody má viacero krokov. Najskôr sa spočítavajú zhody POS značiek nadradených a podradených tokenov zvlášť a následne, indexy slov prislúchajúcich tokenom taktiž nezávisle od seba. Tým sa zisťuje, či spracovávaná veta obsahuje ľubovoľnú závislosť s rovnakou hodnotou POS značky alebo indexu či už nadradeného alebo podradeného tokenu. V druhom kroku sa určuje polovičná zhoda závislosti, teda či spracovávaná veta obsahuje zhody POS značiek a zároveň indexov slov v nadradenom tokene alebo v podradenom tokene. V poslednom, treťom sa zisťuje počet úplných zhôd závislostí, čo znamená zhoda POS značiek a indexov zároveň, v nadradenom a podradenom tokene zároveň. Tieto tri hodnoty sa na záver spočítajú a tým získame percentuálne ohodnotenie zhody viet.

Toto určovanie najväčšej zhody sa uskutoční pre každé vyhovujúce pravidlo a vyberie sa pravidlo s najväčšou zhodou.

Ukážkový proces vyhľadania pravidla a určenie zhody je zobrazený na obrázku [13 Vyhľadanie pravidla](#).



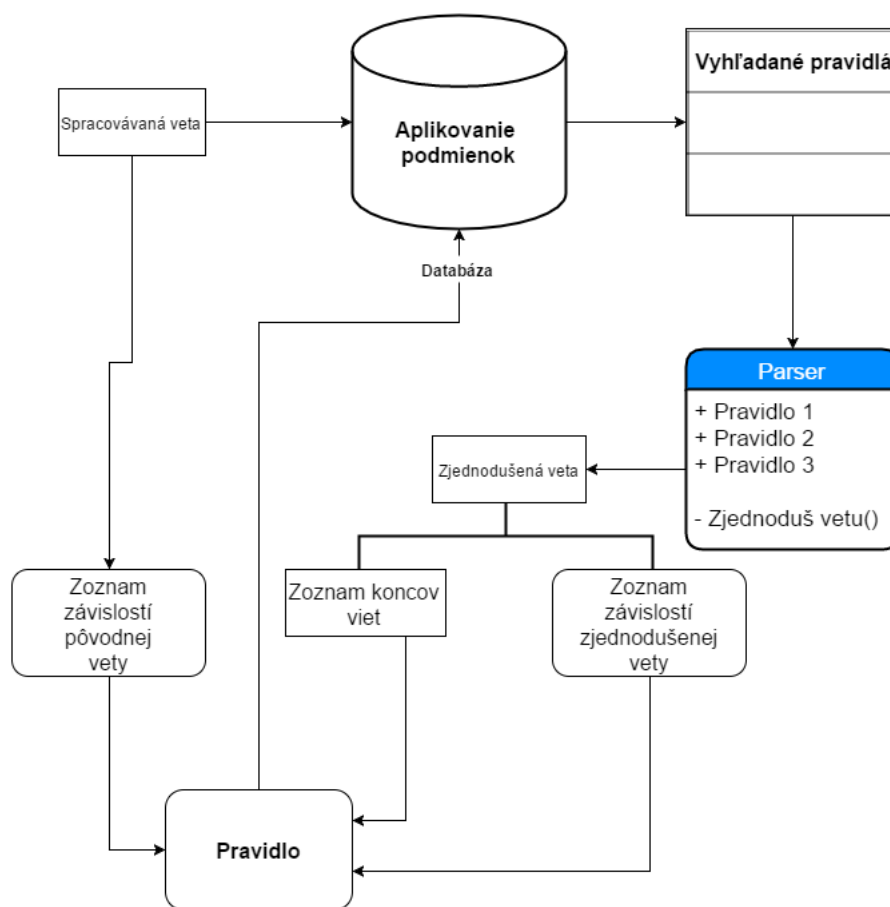
Obr. 13: Vyhľadanie pravidla

5.2.5 Vytváranie pravidla

Ak nám proces vyhľadania pravidla nevyhľadal žiadne pravidlo, znamená to, že sme doposiaľ nespracovávali takú istú alebo podobnú vetu. V tomto prípade použijeme náš parser, ktorý operuje nad staticky danou sadou pravidiel. Výstupom parseru bude zjednodušená veta, ktorej pravidlo sa následne uloží do databázy a pri ďalšom spracovávaní takej istej alebo podobnej vety sa toto pravidlo vyhľadá a aplikuje ak bude mať dostatočné veľkú zhodu.

Zo závislostí pôvodnej vety sa vytvorí *zoznam závislostí pôvodnej vety*, zo závislostí zjednodušenej vety sa vytvorí *zoznam závislostí zjednodušenej vety* a zo zjednodušenej vety sa určia aj konce viet. Tieto informácie sa spolu uložia do dokumentu, záznamu, do databázy ako **pravidlo**.

Na obrázku [14 Vytvorenie pravidla](#) je znázornený proces nevyhľadania pravidla, použitie parsera s následným uložením nového pravidla.



Obr. 14: Vytvorenie pravidla

5.2.6 Aplikovanie pravidla

Máme spracovávanú vetu a pravidlo na aplikovanie. Z princípu vyhľadávania pravidiel (viď. [5.2.4 Vyhľadávanie pravidiel](#) pre podrobnosti) vieme, že spracovávaná veta obsahuje závislosti zo zoznamu závislostí pôvodnej vety a tým pádom obsahuje aj závislosti zo zoznamu závislostí zjednodušenej vety.

Proces aplikovania pravidla prebieha nasledovne. Pre každú závislosť v zozname závislostí zjednodušenej vety, sa vyhľadá táto závislosť v spracovávanej vete. Z nájdenej závislosti sa zoberie slovo prislúchajúce podradenému tokenu a pridá sa do výslednej zjednodušenej vety na miesto svojho indexu. V prípade ak sa jedná o závislosť *nominal subject*, zoberie sa aj slovo prislúchajúce nadradenému

tokenu a taktiež sa pridá do výslednej vety. Po prejdenní všetkých závislostí zo zoznamu sa urobia posledné úpravy zjednodušenej vety, ako kapitalizácia prvého písmena vety a rozdelenie vety na viacero viet, ak tak definovalo pravidlo.

Funkcia, ktorá bude aplikovať pravidlo na vetu s cieľom získania zjednodušenej vety bude vyzeráť ako je naznačené v ukážke [3 Aplikovanie pravidla](#).

```
// Funkcia aplikuje pravidlo na vetu a vrati zjednodusenu vetu
private Note ApplyRule(NotenizerSentence sentence, NotenizerRule rule)
{
    // Vytvorenie objektu zjednodusenej vety
    Note note = new Note(sentence);
    // Vytvorenie objektu casti zjednodusenej vety - zjedn. veta sa moze skladat
    // z viacerych
    NotePart notePart = new NotePart(sentence);

    foreach (NotenizerDependency dependencyLoop in rule.RuleDependencies)
    {
        // Vyhlada zavislost a prida hodnotu prisluchajuceho slova do vyslednej
        // zjednodusenej vety
        ApplyRulesDependency(sentence, dependencyLoop, notePart);
    }

    // Finalne upravy
    note.Add(notePart);
    note.SplitToSentences(rule.SentencesEnds);

    return note;
}
```

Ukážka 3: Aplikovanie pravidla

Pre vetu „The president of the Czech Republic is Miloš Zeman.” nám nástroj Stanford CoreNLP poskytne závislosti slov vo vete, ktoré sú v textovej podobe výstupu zobrazené v ukážke [4 Závislosti jednoduchej vety](#). Závislosti sú v tvare [názov závislosti] ([slovo prislúchajúce nadradenému tokenu] - [index slova vo vete], [slovo prislúchajúce podradenému tokenu] - [index slova vo vete]).

Ak na túto vetu aplikujeme pravidlo, ktoré obsahuje v zozname závislostí zjednodušenej vety dve závislosti:

1. nsubj

- podradený token

- POS: NN
- index: 2
- nadradený token
 - POS: NNP
 - index: 9

2. cop

- podradený token
 - POS: VBZ
 - index: 7
- nadradený token
 - POS: NNP
 - index: 9

Tak výsledná zjednodušená veta bude „President is Zeman.”.

```

root(ROOT-0, Zeman-9)
det(president-2, The-1)
nsubj(Zeman-9, president-2)
case(Republic-6, of-3)
det(Republic-6, the-4)
compound(Republic-6, Czech-5)
nmod:of(president-2, Republic-6)
cop(Zeman-9, is-7)
compound(Zeman-9, Milos-8)

```

Ukážka 4: Závislosti jednoduché vety

6 Results

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit, sed diam nonummy nibh euismod tincidunt ut laoreet dolore magna aliquam erat volutpat. Ut wisi enim ad minim veniam, quis nostrud exerci tation ullamcorper suscipit lobortis nisl ut aliquip ex ea commodo consequat.

6.1 Subsection

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit, sed diam nonummy nibh euismod tincidunt ut laoreet dolore magna aliquam erat volutpat. Ut wisi enim ad minim veniam, quis nostrud exerci tation ullamcorper suscipit lobortis nisl ut aliquip ex ea commodo consequat. Duis autem vel eum iriure dolor in hendrerit in vulputate velit esse molestie consequat, vel illum dolore eu feugiat nulla facilisis at vero eros et accumsan et iusto odio dignissim qui blandit praesent luptatum zzril delenit augue duis dolore te feugait nulla facilisi. Nam liber tempor cum soluta nobis eleifend option congue nihil imperdiet doming id quod mazim placerat facer possim assum. Typi non habent claritatem insitam; est usus legentis in iis qui facit eorum claritatem. Investigationes demonstraverunt lectores legere me lius quod ii legunt saepius. Claritas est etiam processus dynamicus, qui sequitur mutationem consuetudinum lectorum. Mirum est notare quam littera gothica, quam nunc putamus parum claram, anteposuerit litterarum formas humanitatis per seacula quarta decima et quinta decima. Eodem modo typi, qui nunc nobis videntur parum clari, fiant sollemnes in futurum.

7 Conslusions

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit. Morbi sit amet arcu. Fusce pharetra dapibus elit. Duis malesuada. Proin at elit vitae quam cursus tristique. Quisque fermentum. Praesent dictum. Nullam vehicula. Nunc pharetra dolor ut velit. Sed pulvinar, est sed congue tempor, nibh arcu cursus enim, quis consequat magna lacus sed pede. In sagittis. Etiam volutpat, velit id tincidunt egestas, augue ligula auctor eros, sit amet viverra sapien tortor at odio. In diam libero, fringilla ut, adipiscing condimentum, ultricies at, dui. Phasellus vitae risus.

Pellentesque vulputate ante ut diam. Sed adipiscing malesuada odio. Pellentesque habitant morbi tristique senectus et netus et malesuada fames ac turpis egestas. Nam a leo. Praesent velit. Aenean vehicula accumsan quam. Nulla dolor lorem, imperdiet a, ullamcorper hendrerit, ultrices at, urna. Integer placerat ligula id purus. Sed id nisl. Pellentesque tincidunt neque in lacus. In non quam et felis suscipit viverra.

Literatúra

- [1] James F. Allen. Natural language processing. In *Encyclopedia of Computer Science*, pages 1218–1222. John Wiley and Sons Ltd., Chichester, UK.
- [2] Akshar Bharati and Vineet Chaitanya. *Natural language processing: A Paninian perspective*. Prentice Hall of India, New Delhi, 2004.
- [3] Volha Bryl, Claudio Giuliano, Luciano Serafini, and Katerina Tymoshenko. Supporting natural language processing with background knowledge: Co-reference resolution case. In *9th International Semantic Web Conference (ISWC2010)*, November 2010.
- [4] Marie catherine De Marneffe and Christopher D. Manning. Stanford typed dependencies manual, 2008.
- [5] Ronan Collobert, Jason Weston, Léon Bottou, Michael Karlen, Koray Kavukcuoglu, and Pavel Kuksa. Natural language processing (almost) from scratch. *Journal of Machine Learning Research*, 12:2493–2537, 2011.
- [6] C. Gyorodi, R. Gyorodi, G. Pecherle, and A. Olah. A comparative study: Mongodb vs. mysql. In *Engineering of Modern Electric Systems (EMES), 2015 13th International Conference on*, pages 1–6, June 2015.
- [7] David Maier. *The Theory of Relational Databases*. Computer Science Press, 1983.
- [8] Ameya Nayak, Anil Poriya, and Dikshay Poojary. Article: Type of nosql databases and its comparison with relational databases. *International Journal of Applied Information Systems*, 5(4):16–19, March 2013. Published by Foundation of Computer Science, New York, USA.
- [9] Preeti and BrahmaleenKaurSidhu. Natural language processing. *Int.J.Computer Technology & Applications*, 2013.

A Technical documentation

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit, sed diam nonummy nibh euismod tincidunt ut laoreet dolore magna aliquam erat volutpat. Ut wisi enim ad minim veniam, quis nostrud exerci tation ullamcorper suscipit lobortis nisl ut aliquip ex ea commodo consequat.

A.1 Implementation

A.1.0.1 Modul abc

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit, sed diam nonummy nibh euismod tincidunt ut laoreet dolore magna aliquam erat volutpat. Ut wisi enim ad minim veniam, quis nostrud exerci tation ullamcorper suscipit lobortis nisl ut aliquip ex ea commodo consequat. Duis autem vel eum iriure dolor in hendrerit in vulputate velit esse molestie consequat, vel illum dolore eu feugiat nulla facilisis at vero eros et accumsan et iusto odio dignissim qui blandit praesent luptatum zzril delenit augue duis dolore te feugait nulla facilisi. Nam liber tempor cum soluta nobis eleifend option congue nihil imperdiet doming id quod mazim placerat facer possim assum.

A.1.0.2 Modul def

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit, sed diam nonummy nibh euismod tincidunt ut laoreet dolore magna aliquam erat volutpat. Ut wisi enim ad minim veniam, quis nostrud exerci tation ullamcorper suscipit lobortis nisl ut aliquip ex ea commodo consequat. Duis autem vel eum iriure dolor in hendrerit in vulputate velit esse molestie consequat, vel illum dolore eu feugiat nulla facilisis at vero eros et accumsan et iusto odio dignissim qui blandit praesent luptatum zzril delenit augue duis dolore te feugait nulla facilisi. Nam liber tempor cum soluta nobis eleifend option congue nihil imperdiet doming id quod mazim placerat facer possim assum. Typi non habent claritatem insitam; est usus legentis in iis qui facit eorum claritatem. Investigationes demonstraverunt lectores legere me lius quod ii legunt saepius. Claritas est etiam processus dynamicus, qui sequitur mutationem

consuetudium lectorum. Mirum est notare quam littera gothica, quam nunc putamus parum claram, anteposuerit litterarum formas humanitatis per seacula quarta decima et quinta decima. Eodem modo typi, qui nunc nobis videntur parum clari, fiant sollemnes in futurum.

B User documentation

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit, sed diam nonummy nibh euismod tincidunt ut laoreet dolore magna aliquam erat volutpat. Ut wisi enim ad minim veniam, quis nostrud exerci tation ullamcorper suscipit lobortis nisl ut aliquip ex ea commodo consequat.

B.1 Instalation

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit, sed diam nonummy nibh euismod tincidunt ut laoreet dolore magna aliquam erat volutpat. Ut wisi enim ad minim veniam, quis nostrud exerci tation ullamcorper suscipit lobortis nisl ut aliquip ex ea commodo consequat. Duis autem vel eum iriure dolor in hendrerit in vulputate velit esse molestie consequat, vel illum dolore eu feugiat nulla facilisis at vero eros et accumsan et iusto odio dignissim qui blandit praesent luptatum zzril delenit augue duis dolore te feugait nulla facilisi.

B.2 Run the application

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit, sed diam nonummy nibh euismod tincidunt ut laoreet dolore magna aliquam erat volutpat. Ut wisi enim ad minim veniam, quis nostrud exerci tation ullamcorper suscipit lobortis nisl ut aliquip ex ea commodo consequat. Duis autem vel eum iriure dolor in hendrerit in vulputate velit esse molestie consequat, vel illum dolore eu feugiat nulla facilisis at vero eros et accumsan et iusto odio dignissim qui blandit praesent luptatum zzril delenit augue duis dolore te feugait nulla facilisi.

C Electronic medium

Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit, sed diam nonummy nibh euismod tincidunt ut laoreet dolore magna aliquam erat volutpat:

/Application

- implementácia opisovaného riešenia

/Documentation

- bakalárska práca spolu s anotáciami v slovenskom a anglickom jazyku

/Documentation/Latex

- latex zdrojové súbory dokumentácie

/Documentation/BibTeX

- BibTeX súbor s použitými referenciami

/Documentation/Resources

- dostupné použité zdroje

/Resources

- vstupne/testovacie dáta opisované v dokumente

/Source/Dependencies

- inštalčné súbory pre knižnice, ktoré potrebuje aplikácia

read.me - popis obsahu média v slovenskom a anglickom jazyku