

UNIVERZITA KOMENSKÉHO V BRATISLAVE
FAKULTA MATEMATIKY, FYZIKY A INFORMATIKY

ZÍSKAVANIE ŠTRUKTÚROVANÝCH DÁT
O PACIENTOCH S OCHORENÍM COVID-19
Z PREPÚŠŤACÍCH SPRÁV A KRVNÝCH
VÝSLEDKOV
BAKALÁRSKA PRÁCA

2023
MARIÁN KRAVEC

UNIVERZITA KOMENSKÉHO V BRATISLAVE
FAKULTA MATEMATIKY, FYZIKY A INFORMATIKY

ZÍSKAVANIE ŠTRUKTÚROVANÝCH DÁT
O PACIENTOCH S OCHORENÍM COVID-19
Z PREPÚŠŤACÍCH SPRÁV A KRVNÝCH
VÝSLEDKOV
BAKALÁRSKA PRÁCA

Študijný program: Dátová veda
Študijný odbor: Informatika a Matematika
Školiace pracovisko: Katedra aplikovanej informatiky
Školiteľ: Mgr. Vladimír Boža, PhD.

Bratislava, 2023
Marián Kravec



Univerzita Komenského v Bratislave
Fakulta matematiky, fyziky a informatiky

ZADANIE ZÁVEREČNEJ PRÁCE

Meno a priezvisko študenta: Marián Kravec
Študijný program: dátová veda (Medziodborové štúdium, bakalársky I. st., denná forma)
Študijné odbory: informatika
matematika
Typ záverečnej práce: bakalárska
Jazyk záverečnej práce: slovenský
Sekundárny jazyk: anglický

Názov: Získavanie štruktúrovaných dát o pacientoch s ochorením COVID-19 z prepúšťacích správ a krvných výsledkov
Extracting structured data about patients with COVID-19 from discharge reports and blood results

Anotácia: Nemocničný informačný systém v Univerzitnej nemocnici v Bratislava obsahuje iba neštruktúrované textové dáta o pacientoch (či už prepúšťaciu správu alebo výsledky krvných testov).

Takýto formát dát neumožňuje efektívnu analýzu dát a hľadanie faktorov, ktoré ovplyvňujú prognózu liečby Covid-19.

Cieľom práce je vytvoriť softvér, ktorý tieto neštruktúrované dáta premení do tabuľkovej podoby, ktoré sa dajú následne jednoducho analyzovať.

Vedúci: Mgr. Vladimír Boža, PhD.
Katedra: FMFI.KAI - Katedra aplikovanej informatiky
Vedúci katedry: prof. Ing. Igor Farkaš, Dr.
Dátum zadania: 20.10.2022

Dátum schválenia: 22.10.2022

doc. Mgr. Tomáš Vinař, PhD.
garant študijného programu

študent

vedúci práce

Pod'akovanie: Touto cestou by som rád poďakoval svojmu školiťovi Mgr. Vladimírovi Božovi, Phd. za ochotu a rady pri písaní práce a kódu. Zároveň by som rád poďakoval pánovi doc. MUDr. Petrovi Sabakovi, PhD. za umožnenie použitia kódu vyvinutého počas projektu na účely tejto práce.

Abstrakt

Nemocničný informačný systém v Univerzitnej nemocnici v Bratislava neumožňuje lekárovi získať štrukturalizované dáta o jednom pacientovi, respektíve o množine pacientov rýchlo a jednoducho, preto sme vytvorili systém ktorého úlohou je získavania požadovaných údajov z prepúšťacích správ a krvných výsledkov vďaka čomu sa práca lekára výrazne skrátila a zjednodušila. Systém je nastavený na získavanie informácií o pacientoch hospitalizovaných s ochorením COVID-19 z ich prepúšťacích správ a krvných výsledkov. Tento systém je však možné pomerne jednoducho upraviť pre získavanie inej množiny dát.

Kľúčové slová: prepúšťacia správa, regulárny výraz, získavanie dát

Abstract

Hospital information system in University Teaching Hospital in Bratislava does not allow the doctor to obtain structured data about one patient or a group of patients quickly and easily, therefore we have created a system whose task is to obtain the required informations from discharge reports and blood results, thanks to which the doctor's work has been significantly shortened and simplified. The system is set up for obtaining data on patients hospitalized with the disease of COVID-19 from their discharge reports and blood tests. However, this system can be modified relatively easily to retrieve a different set of data.

Keywords: discharge report, regular expresion, data extraction

Obsah

Úvod	1
1 Metódy získavania dát a podobné systémy	3
1.1 Metódy získavania dát z textu	3
1.2 Podobné systémy	4
2 Vstupné dáta a ich štruktúra	7
2.1 Zdroj dát	7
2.2 Výzor vstupných dát	7
2.2.1 Blok A - Osobné údaje a obdobie hospitalizácie	7
2.2.2 Blok B - Anamnéza	8
2.2.3 Blok C - Vyšetrenia	8
2.2.4 Blok D - Terapia	8
2.2.5 Blok E - Epikríza	9
2.2.6 Blok F - Záver, odporúčania, špecifické nálezy	9
2.2.7 Blok G - Krvné výsledky	9
2.3 Problémy pri rozdelení dát na bloky	9
2.3.1 Problém nenájdenných blokov	9
2.3.2 Problém nesprávne umiestnených dát	10
2.4 Riešenia problémov s rozdelením dát do blokov	10
2.4.1 Homogénny text	10
2.4.2 Menej väčších blokov	11
2.5 Predspracované dáta	12
3 Získavanie dát	13
3.1 Vstupný súbor a jeho čítanie	13
3.2 Všeobecný postup	14
3.3 Osobné údaje pacienta a obdobie hospitalizácie	14
3.4 JIS a smrť	15
3.5 Výška a váha	16
3.6 Saturácia krvi kyslíkom pri prijatí	17

3.7	Protilátky proti vírusu SARS-CoV-2 pri prijatí	18
3.8	Oxygenoterapia	20
3.9	Lieky	20
3.10	Choroby pacienta	21
3.11	Krvné výsledky	22
3.12	Chýbajúce časti vstupu	23
3.13	Výstupné súbory	24
4	Výsledky systému	25
4.1	Časová náročnosť	25
4.2	Chybovosť systému	26
4.2.1	Validačné dáta	26
4.2.2	Chybovosť jednotlivých skupín získavaných	26
4.2.3	Celková chybovosť	31
4.2.4	Ľudská chyba	31
4.2.5	Zhodnotenie výsledkov	32
4.3	Využitie v praxi	32
4.4	Možné zlepšenia	32
5	Zovšeobecnenie softvéru	35
5.1	Oddelenie hľadaných informácií od funkcie na hľadanie	35
5.2	Obsah YAML súboru	35
5.3	Spôsob modifikácie používateľom	37
5.4	Možnosti ďalšieho vylepšenia	38
5.4.1	Určenie problémov	38
5.4.2	Problém znalosti spôsobu zápisu informácie a regulárnych výrazov	38
5.4.3	Problém znalosti YAML formátu a skriptu v jazyku Python . . .	39
	Záver	41
	Príloha A	45

Zoznam obrázkov

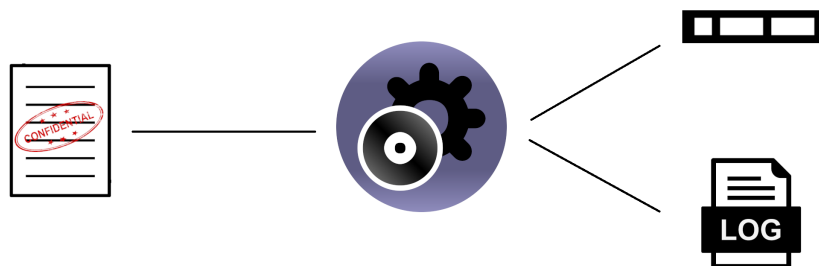
1	Fungovanie systému pre jednu správu	1
2	Fungovanie systému pre množinu správ	2
2.1	Rozloženie správy	8
2.2	Upravené rozloženie správy	11
3.1	Hlavička a)	15
3.2	Hlavička b)	15
3.3	Protilátky	18
3.4	Protilátky zvýraznené	19
3.5	Logovací súbor	24
5.1	Ukážka zápisu lieku	37
5.2	Ukážka zápisu choroby	37
5.3	Ukážka zápisu testu na protilátky	37

Úvod

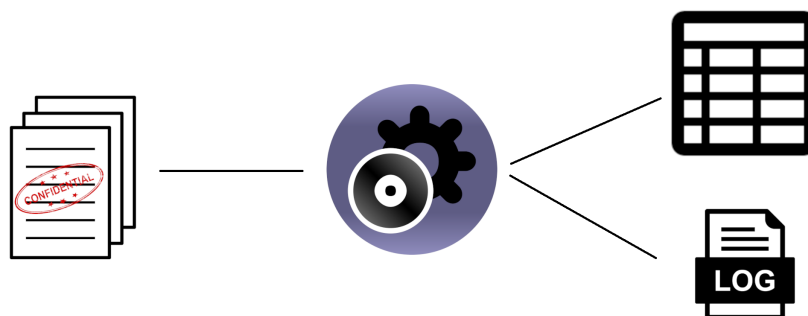
V nemocničnom informačnom systéme Univerzitnej nemocnice v Bratislave nie je možnosť jednoducho získať tabuľku obsahujúcu dáta jedného pacienta, respektíve skupiny pacientov, tieto dáta sa získavali ručne buď postupným kopírovaním jednotlivých dát nachádzajúcich sa v rôznych častiach informačného systému alebo ich hľadaním a následným kopírovaním z prepúšťacej správy.

Tento proces bolo potrebné opakovať pre každého jedného pacienta čo bolo časovo náročné a vyžadovalo si nezanedbateľné množstvo ľudskej práce.

Hlavným účelom tejto práce je vytvorenie softvéru, ktorý pomôže výrazne zrýchliť a zjednodušiť získavanie týchto dát. Tento softvér na svojom vstupe dostane prepúšťacu správu pacienta a jeho krvné výsledky v podobe textu ktorý je čiastočne generovaný nemocničným informačným systémom ale z veľkej časti je písaný lekárom a následne z týchto čiastočne štrukturalizovaných dát získava jednotlivé požadované informácie. Počas ich získavania si zároveň zapamätáva informáciu o prípadných problémoch ktoré sa pri získavaní vyskytli ako napríklad viac rôznych hodnôt pre danú informáciu, protirečiace informácie alebo úplne chýbajúca informácia. Výsledkom je asociatívne pole v ktorom sú ako kľúče použité názvy hľadaných informácii a text obsahujúci informáciu o nenájdenej a problémových údajoch.



Obr. 1: Fungovanie systému pre jednu správu



Obr. 2: Fungovanie systému pre množinu správ

Okrem spracovania jedného pacienta je tento systém schopný spracovať aj väčšiu množinu pacientov pričom v takomto prípade už nie je výsledkom asociatívne pole ale je ním tabuľka v ktorej sú získavané údaje stĺpcami a jednotliví pacienti riadkami. Zároveň je výstupom aj logovací súbor ktorý pre každého spracovaného pacienta obsahuje informácia o ktorého pacienta ide a pri ktorých informáciách nastal počas získavania problém a ktoré sa nájsť nepodarilo.

Systém je konkrétne určený na získavanie základných informácií o pacientovi a jeho hospitalizácii ako sú jeho osobné údaje, výška, váha, liečba, krvné výsledky a tak ďalej. Zároveň však získava aj dáta špecifické pre pacientov s ochorením COVID-19 ako sú oxygenoterapia alebo výsledky testov na protilátky proti vírusu SARS-CoV-2.

Z hľadiska obsahu samotnej bakalárskej práce je jej text rozdelený do piatich kapitol. Prvá obsahuje opis a porovnanie dvoch najbežnejších metód získavanie informácie z textu, príklady už existujúcich softvérov využívajúcich tieto metódy na získavanie medicínskych dát a ich rozdiely oproti nášmu systému. Druhá kapitola sa zameriava na štruktúru vstupných dát, čiže prepúšťacej správy a krvných výsledkov, a na informácie ktoré tieto dáta obsahuje a ktoré z nich sa snažíme získať. Tretia kapitola obsahuje spôsoby získavania jednotlivých informácií, respektíve skupín informácií, problémy ktoré sa pri tomto získavaní objavili a aké spôsoby riešenia sme sa rozhodli použiť. V štvrtej kapitole sa snažíme určiť chybovosť nášho softvéru. Posledná kapitola je o modifikáciách softvéru aby bol jednoduchšie použiteľný a bol modifikovateľný pre iné podobné použitia.

Kapitola 1

Metódy získavania dát a podobné systémy

Aj napriek moderným nemocničným informačným systémom je stále veľké množstvo nemocničných záznamov v podobe čistého alebo čiastočne štrukturovaného textu z ktorého je ručné získavanie dát časovo náročné. Preto sa na to využívajú automatizované systémy ktoré z týchto textov dokážu získať potrebnú informáciu.

Táto kapitola sa zameriava na zoznámenie sa s dvomi najčastejšími prístupmi na takéto získavanie dát. Zároveň táto kapitola obsahuje tri príklady systémov ktoré tieto prístupy využívajú na získavanie medicínskych dát a ich rozdiely oproti nášmu systému.

1.1 Metódy získavania dát z textu

Väčšina systémov určených na získavanie dát z textu funguje na jednom z dvoch princípov, respektíve na kombinácii oboch. Týmito prístupmi sú regulárne výrazy a metódy strojového učenia určené na spracovanie prirodzeného jazyka.

Metóda regulárnych výrazov využíva na hľadanie informácií v texte špeciálne kódované reťazce znakov, takzvané regulárne výrazy, ktoré slúžia ako vzor. Systém hľadá v texte časti ktoré sa zhodujú so vzorom a z nájdených častí sa následne získava konkrétna hľadaná informácia.

Metóda strojového učenia využíva algoritmy učenia umelej inteligencie s učiteľom. Systém dostane trénovacie dáta, čiže množinu textov z ktorých má získavať informácie a množiny správne získaných informácií, a pomocou týchto dát sa učí hľadať požadované informácie v textoch.

Oba tieto prístupy majú svoje výhody a nevýhody [1]. Výhodou regulárnych výrazov je ich presnosť a transparentnosť čiže možnosť vidieť a upravovať vnútorné fungovanie programu, presnejšie možnosť upravovať jednotlivé regulárne výrazy hľadajúce konkrétne informácie. Medzi nevýhody tohto prístupu patrí napríklad fakt, že všetky

regulárne výrazy ktoré softvér využíva treba ručne vytvárať a vylepšovať čo je často komplikované. Zároveň sú tieto regulárne výrazy väčšinou špecifické pre určitú doménu pre ktorú je softvér vytváraný, čo často znemožňuje využívanie regulárnych výrazov, ktorých správne fungovanie bolo už otestované v softvéroch z inej domény. Na druhej strane v prípade použitia niektorej z metód strojového učenia je výhodou to, že je často možné využiť už existujúcu metódu na spracovanie prirodzeného jazyka a iba ju modifikovať pre konkrétne použitie a natrénovať model na predpripravených dátach. Avšak aj tento prístup má nevýhody. Natrénovaný model často nie je až tak presný ako dobre nastavené regulárne výrazy. Pre zvýšenie presnosti je často nutné zväčšiť množstvo ručne spracovať dát určených na tréning modelu čo môže byť časovo náročné. Zároveň v prípade nájdenia častej chyby alebo nutnosti modifikácie hľadaných dát (pridanie alebo odobranie získavanej informácie) je nutné model upraviť a celý nanovo pretrénovať a validovať aj už skôr validované časti.

Pre náš systém sme si vybrali metódu regulárnych výrazov. Hlavným dôvodom tohto výberu bolo malé množstvo dát použiteľných na tréning modelu strojového učenia.

1.2 Podobné systémy

Teraz sa pozrieme na 3 príklady systémov určených na získavanie medicínskych dát z textu. Pričom každý z týchto systémov funguje na inom princípe.

Príkladom systému využívajúceho regulárne výrazy je Healthcare Data Extraction and Analysis (HEDEA) [2], ktorého autormi sú Anshul Aggarwal, Sunita Garhwal a Ajay Kumar, a bol vyvinutý na získavanie Indických medicínskych dát. Systém využitím regulárnych výrazov hľadá každú jednu získavanú informáciu tak, že hľadá v texte kľúčové slovo označujúce požadovanú informáciu, následne ak by mala k danej informácii existovať aj konkrétna hodnota (či už číselná alebo slovná) tak hľadá túto hodnotu v okolí kľúčového slova a nakoniec túto informáciu aj s jej hodnotou zapíše do databázy ku konkrétnemu pacientovi na základe jeho identifikačného čísla ktoré sa na každom spracovávanom texte musí nachádzať. Podobne ako v našom prípade je hlavnou úlohou tohto softvéru získavať medicínske dáta z čiastočne štrukturalizovaných vstupných dát čiže lekárskeho správ a výsledkov testov. Hlavné rozdiely oproti nášmu systému sú, že systém HEDEA sa snaží získavať iba základné dáta o pacientovi ako sú osobné údaje, výška, váha, krvný tlak, základné krvné výsledky a prekonané ochorenia. Inými slovami jeho účelom je vytvoriť databázu obsahujúcu anamnézy jednotlivých pacientov ktorú môže využiť lekár pri diagnostike, zatiaľ čo my získavame okrem týchto dát aj dáta špecifické pre pacientov s ochorením COVID-19 ako napríklad typ oxygenoterapie alebo výsledky testov na protilátky proti vírusu SARS-CoV-2 a našou snahou je vytvo-

riť tabuľku s dátami o pacientoch ktorý trpeli ochorením COVID-19 ktorá sa dá využiť na analýzu rizikových faktorov a účinnosti liečby tohto ochorenia. Ďalším podstatným rozdielom je jazyk spracovávaných medicínskych dokumentov keďže HEDEA je určená na spracovanie správ v angličtine zatiaľ čo naše správy sú v slovenčine.

Systémom využívajúcim metódu strojového učenia na spracovávanie prirodzeného jazyka je napríklad systém ktorý vytvorili Fette a kol. na Univerzite vo Würzburgu [3] ktorý využívajúci metódu učenia s učiteľom s názvom Conditional random field ktorej úlohou je označiť jednotlivé slová, respektíve viacslovné pomenovania [4] pričom tieto slová a viacslovné pomenovania sú následne pomocou metódy Keyword Matching with Terminology based disambiguation hľadané v databáze odborných pojmov tak, že v prípade jednoznačnej zhody považuje systém danú informáciu za klasifikovanú a v prípade nejednoznačného prepojenia (dané slovo môže byť časťou rôznych informácií napríklad v prípade číselnej hodnoty nevieme bez ďalšej informácie určiť k čomu patrí) hľadá v okolí označeného slova iné označené slovo s jednoznačnou zhodou ktoré bližšie určí význam nejednoznačného slova. Okrem samotného spôsobu získavanie dát je v porovnaní s našim systémom rozdiel aj v prioritách pri získavaní dát keďže náš systém je vytvorený na čo najväčšiu presnosť pri získavaní dát špecificky z prepúšťacích správ zatiaľ čo tento systém je vytvorený tak aby ho bolo možné byť natrénovaný na získavanie dát z rôznych typov medicínskych dokumentov či už lekárskeho správ, výsledkov testov alebo klinických štúdií pričom jedinou podmienkou je aby sa všetky získavané údaje nachádzali v databáze odborných pojmov. Ďalším rozdielom je, že celý systém je vytvorený pre iný jazyk ako náš systém v tomto prípade ide o nemčinu.

Prístup ktorý kombinuje metódu strojového učenia s regulárnymi výrazmi využili v svojom systéme Cui a kol. [5] ktorý využili metódu s názvom Constructive heuristic ktorej úlohou nie je priame hľadanie získavaných informácií v texte ale generovanie čo najlepších regulárnych výrazov na to určených. Tento algoritmus začína s prázdnu množinou regulárnych výrazov a následne iteratívne túto množinu rozširuje a upravuje kým nie je splnená ukončovacia podmienka [6]. Výhodou tohto prístupu oproti bežným metódam strojového učenia je, že na konci tréningu má užívateľ množinu regulárnych výrazov ktoré môže ďalej upravovať a nie "čiernu skrinku" ako v prípade bežnej metódy strojového učenia, ktorej vnútornému fungovaniu je pre človeka nepochopiteľné. Oproti použitiu len regulárnych výrazov má výhodu, že nie je nutné regulárne výrazy vymýšľať od začiatku ale stačí iba výstup mierne upraviť. Nevýhodou je, že pochopenie a upravenie regulárnych výrazov je síce možné ale môže to byť pomerne náročné keďže ide o počítačom generované regulárne výrazy ktoré aj napriek tomu, že fungujú rovnako dobre môžu sa výrazne líšiť od toho čo by napísal človek. Hlavným rozdielom oproti nášmu systému je to, že hlavnou úlohou ich systém nie je priame získavanie dát z medicínskej dokumentácie ale generovanie regulárnych výrazov ktoré je po na takýto problém možné použiť.

Kapitola 2

Vstupné dáta a ich štruktúra

Táto kapitola sa zameriava na pochopenie vstupných dát a približnú lokalizáciu hľadanych informácií v nich.

2.1 Zdroj dát

Prepúšťacie správy a krvné výsledky ktoré náš systém spracováva sú správami pacientov ktorí boli v období od marca roku 2020 do decembra roku 2021 hospitalizovaní na klinike infektológie a geografickej medicíny univerzitnej nemocnice v Bratislave.

2.2 Výzor vstupných dát

Vstupné dáta z ktorých sa náš systém snažíme získať informácie o pacientovi sú v tvare textu obsahujúceho prepúšťaciu správu a krvné výsledky. Väčšina textu v prepúšťacej správe nie je generovaná automaticky nemocničným informačným systémom ale je písaná lekárom čo spôsobuje, že každá správa je do určitej miery originálna.

Napriek tomu existuje základná štruktúra ktorú majú spoločnú takmer všetky prepúšťacie správy vďaka ktorej je možné túto správu rozdeliť do blokov (viď obrázok 2.1) ktoré obsahujú špecifické informácie. Teraz si prejdeme, čo obsahujú jednotlivé bloky a čo z nich sa my snažíme získať.

2.2.1 Blok A - Osobné údaje a obdobie hospitalizácie

Bloku A je dvojriadková hlavička v ktorej sa nachádzajú základné osobné údaje pacienta, čiže jeho celé meno a rodné číslo. Zároveň sa tam nachádza dátum prijatia a dátum prepustenia daného pacienta. Všetky tieto informácie sa snažíme získať.



Obr. 2.1: Rozdelenie správy do špecifických blokov podľa ich obsahu

2.2.2 Blok B - Anamnéza

Tento blok obsahuje anamnézu pacienta, čiže súhrn informácií o zdravotnom stave pacienta v minulosti a pri prijatí do nemocnice. Z informácií o minulosti pacienta nás zaujíma informácia o dlhodobých alebo prekonaných chorobách a problémoch ako sú cukrovka, astma, demencia, infarkt myokardu, artérová hypertenzia, fibrilácia predsiene, srdcové zlyhanie a ďalšie. Z informácií o stave pacienta pri prijatí získavame informáciu o výške, váhe a saturácii krvi kyslíkom.

2.2.3 Blok C - Vyšetrenia

Blok C obsahuje informácie o vykonaných vyšetreniach, pre nás sú podstatné výsledky testov na protilátky proti vírusu SARS-CoV-2 typu IgG a IgM pri prijatí, prípadne výsledok testu na ochorenie CDI (Infekcia spôsobená *Clostridium difficile*) známe aj ako kolitída.

Zároveň sa tu nachádzajú aj výsledky krvných testov avšak tie sa tu nemusia nachádzať úplné. Preto ich náš systém považuje iba za kontrolné a samotné informácie o krvných výsledkoch sa získavajú z posledného bloku (2.2.7).

2.2.4 Blok D - Terapia

V tomto bloku sú informácie o terapii, čiže o liečbe ktorá bola pacientovi počas hospitalizácie podaná. Odtiaľto získavame informáciu o liekoch ktoré pacient počas hospitalizácie užíval a o tom či bola pacientovi podaná oxygenoterapia a v prípade, že áno

aj o aký typ oxygenoterapie išlo.

2.2.5 Blok E - Epikríza

Tento blok obsahuje časť správy s názvom epikríza čiže záverečná, súhrnná správa o pacientovi a o priebehu jeho choroby a hospitalizácie. Jedinou získavanou informáciou je informácie o tom či počas hospitalizácie pacient umrel.

Táto časť sa dá zároveň využiť aj na prípadnú kontrolu iných získavaných informácii keďže môže obsahovať informáciu o iných ochoreniach pacienta, jeho liečbe, prípadne o prítomnosti protilátok proti vírusu SARS-CoV-2 či typu oxygenoterapie.

2.2.6 Blok F - Záver, odporúčania, špecifické nálezy

Blok F obsahuje zvyšné časti správy ako sú záver, odporúčania a špecifické nálezy. Obsah tohto bloku je výrazne nekonzistentný a jeho jednotlivé časti nemusia byť vôbec prítomné v správe. Našťastie pre nás tento blok neobsahuje žiadne získavané informácie.

2.2.7 Blok G - Krvné výsledky

Záverečný blok už nie je priamo prepúšťacia správa ale ide o krvné výsledky pacienta ktoré narozdiel od výsledkov v bloku C (2.2.3) sa tu nachádzajú úplné. Každý testovaný parameter je v samostatnom riadku v tvare "[názov]: [hodnota]".

2.3 Problémy pri rozdelení dát na bloky

Pri snahe o implementáciu tohto delenia sme zistili, že aj napriek tomu, že sa pomerne veľký počet správ dal do takýchto blokov rozdeliť, tak sa objavilo niekoľko problémov či už pri samotnom delení správy alebo pri informačnom obsahu jednotlivých blokov kvôli ktorým sa ukazuje vhodnejšie takéto riešenie vôbec nepoužiť alebo použiť nejakú robustnejšiu verziu tohto delenia. Niektoré z nájdených problémov si teraz opíšeme.

2.3.1 Problém nenájdenných blokov

Pri kontrole správ rozdelených do blokov sme zistili, že sa občas stávalo, že náš softvér nebol schopný nájsť niektorý z blokov, väčšinu z týchto problémov vieme rozdeliť do troch skupín: chýbajúci alebo nesprávne ohraničený blok F, blok E skrytý v bloku F, chýbajúci alebo nesprávne napísaný začiatok bloku.

Prvý problém pre nás nepredstavuje veľký problém keďže v bloku F by sa nemali nenachádzať hľadané informácie.

Druhý problém je o niečo horší keďže blok E je pre nás dôležitý ale tento problém bolo jednoduché opraviť tým, že ak softvér nenájde blok E pri prvotnom delení správy ešte skontroluje či sa v bloku F náhodnou nenachádza, respektíve informácie získavané z bloku E bude hľadať v bloku F.

Tretí problém je najproblematickejší. Správne určenie začiatku a konca bloku sa ukázalo komplikovanejšie ako sme očakávali. Ak softvér nenájde kľúčové slová ktorými sa vo väčšine prípadov jednotlivé bloky začínajú či už z dôvodu absencie týchto slov ale neočakávanej chyby v týchto slovách, tak nie je schopný určiť začiatok bloku s dostatočnou presnosťou. Preto sa stávalo, že softvér niektoré bloky nenašiel a lebo ich pripojil k iným blokom. Tento problém sa stal jedným z hlavných dôvodov zmeny prístupu k predspracovaniu dát.

2.3.2 Problém nesprávne umiestnených dát

Ako ďalší veľký problém sa ukazuje to, že niektoré informácie sa nenachádzajú na očakávanom mieste. Zväčša išlo o informácie o anamnéze pacienta a výsledkoch jeho vyšetrení ktoré sme predpokladali, že nájdeme v blokoch B, respektíve C avšak časť týchto informácií sa nachádzala až v bloku F.

Tento problém samotný sa dá riešiť tým, že informácie ktoré hľadáme v blokoch B a C budeme hľadať aj v bloku F. Avšak tento problém spôsobuje, že problém ktorý máme s nájdením a správnym ohraničením bloku F sa stáva relevantným a treba ho riešiť, nanešťastie tento problém je podobný problému ohraničeniu ostatných blokov a preto je jeho riešenie pomerne komplikované.

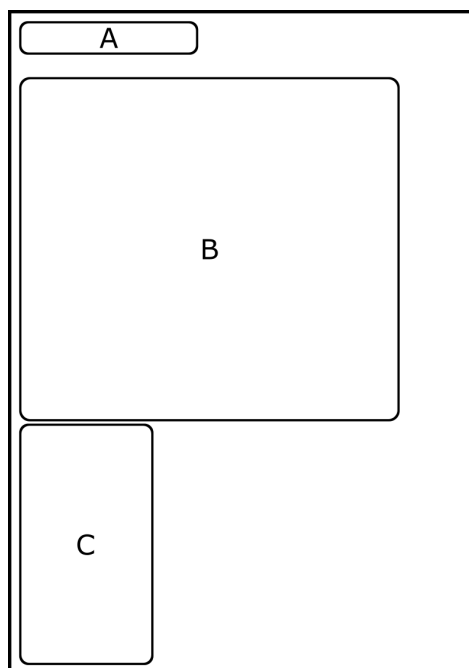
2.4 Riešenia problémov s rozdelením dát do blokov

Skúšaním rôznych spôsobov riešenia problémov ktoré sa vyskytli pri našom pôvodnom delení sa ukázalo, že nie je vhodné sa snažiť riešiť prípady nesprávneho rozdelenia textu do pôvodných blokov ale zmenšiť počet blokov tak aby sme mali istotu, že ich systém bude schopný správne identifikovať. Konkrétne s takýmto prístupom vyskúšali dve riešenia.

2.4.1 Homogénny text

Jednou možnosťou je považovať celý text ako jeden homogénny text v ktorom hľadáme všetky informácie. V tomto prípade nedochádza k deleniu textu vďaka čomu nemôžu vzniknúť spomínané problémy.

Problémom tohto prístupu je, že zbytočne hľadá niektoré informácie aj na miestach kde vieme, že sa nikdy nebudú nachádzať čo ho spomaľuje. Zároveň v prípade krvných



Obr. 2.2: Upravené rozdelenie správy do menšieho počtu väčších blokov

výsledkov je pre systém zložitá rozlíšiť, či nájdený výsledok by patril do pôvodného bloku C alebo G čo môže viesť k získaniu nesprávnych hodnôt.

2.4.2 Menej väčších blokov

Druhý prístup využíva rozdelenie do blokov rovnako ako pôvodný prístup, ale namiesto 7 blokov má toto nové rozdelenie iba 3 bloky, vďaka čomu nemusíme hľadať všetky informácie v celom texte a zároveň je systém schopný veľmi presne určiť začiatky jednotlivých blokov.

Výzor nového rozdelenia môžeme vidieť na obrázku 2.2. Vidíme, že jediná zmena ktorá nastala je taká, že sme bloky B až F spojili do jedného bloku s názvom B a pôvodný blok G sme premenovali na blok C.

Toto rozdelenie rieši všetky vyššie spomenuté problémy vďaka tomu, že o bloku A vieme, že vždy bude mať tvar dvojriadkovej hlavičky čo sa nám pri vytváraní a testovaní systému potvrdilo. Podobne pôvodný blok G čiže nový blok C nie je súčasťou samotnej prepúšťacej správy ale sú to krvné výsledky pacienta ktoré sú v našom vstupe vždy až za správou a majú tvar dvojíc testovaný parameter a výsledok testu vďaka čomu je jednoduché ich oddeliť od textu správy. V prípade nového bloku B sa ukazuje, že jeho ďalšie delenie vytvára vyššie spomenuté problémy preto ho nechávame pohromade.

2.5 Predspracované dáta

Okrem vstupných o pacientoch sme na účely kontroly či náš systém funguje správne dostali v dispozícii aj niekoľko desiatok predspracovaných pacientov, čiže pacientov u ktorých sme mali ich prepúšťaciu správu a krvné výsledky a zároveň sme poznali získavané informácie.

Problémom týchto dát však bolo, že často boli pre konkrétného pacienta buď nekompletné alebo obsahovali informáciu ktorá sa nenachádzala ani v správe, ani v krvných výsledkoch alebo boli nesprávne čo bolo spôsobené tým, že tieto dáta boli získavané iným spôsobom. Tieto dáta boli získavané tak, že poverená osoba dostala prístup do nemocničného informačného systému z ktorého následne ručne jednotlivé dáta získavala. Konkrétne problém chýbajúcich dát boli často spôsobené tým, že v čase spracovávaní pacienta daný pacient ešte nebol prepustený z nemocnice, v prípade problému dát nenachádzajúcich sa v prepúšťacej správe a krvných výsledkov išlo o prípady kedy lekár túto informáciu do prepúšťacej správy nedal ale v systéme sa nachádzala a v prípade nesprávnych údajov išlo s väčšou o ľudskú chybu keďže tieto dáta boli získavané ručne.

Kapitola 3

Získavanie dát

Táto kapitola hovorí o tom ako sme postupovali pri získavaní dát všeobecne, ale aj konkrétne pre jednotlivé získavané dáta pričom sa zameriava na špecifiká pri ich získavaní, problémy ktoré sa pri ich získavaní vyskytli a ako sme tieto problémy riešili. Keďže však viaceré dáta majú veľmi podobný až totožný spôsob získavania rozhodli sme sa ich utriediť do skupín dát ktoré majú spolu súvis a majú rovnaký spôsob získavania.

3.1 Vstupný súbor a jeho čítanie

Vstupné dáta dostávame ako jeden súbor vo formáte XLSX v ktorom sa každý pacient nachádza v samostatnom hárku. V hárku boli údaje umiestnené približne tak ako je zobrazené na obrázku 2.1. S výnimkou hlavičky sa text vždy nachádza v prvom stĺpci tabuľky pričom jeden riadok tabuľky je ekvivalentný jednému odstavcu v prepúšťacej správe, respektíve jednému parametru v krvných výsledkoch. Náš systém vždy prečíta jeden hárok, spracuje pacienta ktorého údaje sú v hárku zapísané a až následne číta ďalší hárok. Systému vieme povedať či už zoznam alebo interval hárkov ktoré má spracovať.

Systém číta hárok postupne a text delí do skupín definovaných v časti 2.4.2. Spôsob akým sa systém rozhodne kde končí jedna časť správy a začína ďalšia je nasledovný, "Blok A", čiže hlavička je vždy prvá časť a tvorí vždy presne prvé dva riadky tabuľky, následne začína "Blok B" čo je samotný text prepúšťacej správy. Za riadok ktorý oddeľuje "Blok B" od "Blok C" považujeme riadok obsahujúci iba text "Imunologické vyš.:" čo je riadok ktorý sa v texte správy nenachádza ale je vždy prítomný na začiatku časti s výsledkami krvných testov. V prípade absencie tohto riadku vstupné dáta pre daného pacienta neobsahujú výsledky krvných testov. Riešenie tohto problému je v časti 3.12. Následne systém z jednotlivých častí získava požadovanú informáciu.

3.2 Všeobecný postup

Vo všeobecnosti bol postup pri získavaní jednotlivých údajov nasledovný:

1. Výber "trénovacej" množiny dát - podmnožina z predspracovaných dát (2.5)
2. Zistenie najbežnejších spôsobov zápisu daného údaje - nájdenie hľadanej informácie v texte správy a pochopenie štruktúry jej zápisu
3. Vytvorenie jednoduchých regulárnych výrazov schopných nájsť požadovanú informáciu - základné výrazne väčšinou hľadajúce kľúčové slovo
4. Pokus o získavanie informácie z dát - spustenie systému na "trénovacej množine"
5. Kontrola výsledkov, identifikácia problémových miest - porovnanie získanej informácie s kontrolným výsledkom a pochopenie vzniknutých rozdielov
6. Modifikácia regulárnych výrazov, eliminácia chybových výsledkov - vylepšenie výrazov aby boli schopné riešiť vzniknuté chyby
7. Opakovanie krokov 4 až 6 kým sa v "trénovacej" množine dát vyskytujú chyby
8. Výber "kontrolnej" množiny dát - iná podmnožina z predspracovaných dát
9. Pokus o získavanie informácie z dát - spustenie systému na "kontrolnej" množine
10. Kontrola výsledkov, identifikácia problémových miest - porovnanie získanej informácie s kontrolným výsledkom a pochopenie vzniknutých rozdielov
11. V prípade, že sa chyby nevyskytnú považujeme, naše regulárne výrazy za správne, v opačnom prípade považujeme našu "kontrolnú" množinu dát za tréningovú a opakujem postup od kroku 4

3.3 Osobné údaje pacienta a obdobie hospitalizácie

Ako prvé boli získavané dáta nachádzajúce sa v hlavičke dokumentu, konkrétne išlo o celé meno pacienta, jeho rodné číslo, dátum prijatia a dátum prepustenia. Zároveň sa v tejto časti dopočítavali 2 hodnoty a to vek pacienta na základe dátumu prijatia a rodného čísla, a dĺžka hospitalizácie na základe dátumov prijatia a prepustenia.

Hlavička má výzor tabuľky s dvomi riadkami a štyrmi alebo piatimi stĺpcami v závislosti od toho či bol pacient počas hospitalizácie preložený z infekčného oddelenia na jednotku intenzívnej starostlivosti (JIS), respektíve na iné oddelenie alebo nie. Konkrétne v prípade ak pacient nebol preložený na iné oddelenie počas hospitalizácie

Meno	RČ	Dátum prijatia	Dátum prepustenia
Priezvisko Meno	XXXXXX/XXXX	DD.MM.YYYY	DD.MM.YY

Obr. 3.1: Výzor hlavička pacienta ktorý nebol preložený na JIS

Meno	RČ	Dátum prijatia	Dátum prepustenia	
Priezvisko Meno	XXXXXX/XXXX	DD.MM.YYYY	DD.MM.YY preklad	DD.MM.YY

Obr. 3.2: Výzor hlavička pacienta ktorý bol preložený na JIS

hlavička vyzerá ako na obrázku 3.1 a v prípade, že preložený bol tak vyzerá takto ako na obrázku 3.2.

Softvér z tejto tabuľky vyberie hodnoty z druhého riadka pričom v prípade, že v štvrtom stĺpci nájde informáciu o preklade na iné oddelenie tak dátum v tomto stĺpci ignoruje a za dátum prepustenia považuje dátum v piatom stĺpci.

Dátumy prijatia a prepustenia sú následne pre-typované do podoby časovej značky čím sa zároveň skontroluje platnosť dátumu (či taký dátum môže existovať). V prípade, že sú obe dátumy v poriadku je následne spravený ich rozdiel čím sa vypočíta dĺžka hospitalizácie, čiže počet dní medzi prijatím a prepustením pričom tento výsledok nám dáva ďalšiu kontrolu dátumov keďže očakávame, že dĺžka hospitalizácie je kladné číslo avšak nepredpokladáme, že to číslo bude veľmi veľké, konkrétne pri testovaní sa ukázalo, že priemerná dĺžka hospitalizácie je približne 12 dní pričom štandardná odchýlka je približne 9 dní avšak občas sa objavajú aj prípady ktorých dĺžka hospitalizácie je cez 50 dní pričom nenastal žiaden preklep pri zapisovaní dátumom preto sme sa rozhodli použiť ako hornú hranicu hodnotu 100 ktorá pokrývala všetky naše doterajšie prípady.

Nakoniec v prípade, že dátum prijatia je v poriadku tak softvér určí z rodného čísla dátum narodenia a pomocou dátumu narodenia a dátumu prijatia vypočíta vek pacienta pri prijatí. Tento vek následne kontroluje či je v intervale 0 až 120, v prípade, že do tohto intervalu nepatrí indikuje to chybu buď v dátume prijatia alebo v rodnom čísle pacienta.

V prípade výskytu akejkoľvek chyby či už nekorektnosť dátumu alebo vypočítaná hodnota mimo očakávaného rozsahu je táto informácia zapísaná do logovacieho súboru.

3.4 JIS a smrť

Okrem dátumu prepustenia nás zaujíma aj dôvod prepustenia, tu rozlišujeme tri spôsoby a to prepustenie do domácej starostlivosti v prípade zlepšenie stavu pacienta, preloženie na jednotku intenzívnej starostlivosti (JIS) v prípade zhoršenia stavu pa-

cienta a smrť pacienta počas hospitalizácie. To čo sa konkrétne snažíme zo správy získať je informácia či bol preložený na JIS a či zomrel.

V prípade preloženia na JIS je táto informácia v časti "Epikríza" (2.2.5) pričom je väčšinou zapísaná ako "prekladáme na JIS", alebo ako "prekladnáme na jednotku intenzívnej starostlivosti". Keďže sa táto informácia do epikrízy píše iba v prípade, že sa preklad uskutočnil tak sa ukázalo, že je vhodnejšie v nej hľadať iba informáciu "JIS", respektíve "jednotka intenzívnej starostlivosti" keďže pri hľadaní aj informácie "prekladáme na" sa vyskytlo viac prípadov keď mal systém problém túto informáciu odhaliť z dôvodu rôzneho skloňovania a gramatických chýb.

V prípade, že pacient zomrel by sa na konci epikrízy mala nachádzať informácia "exitus lethalis". Avšak ukázalo sa, že nie vždy sa táto informácia v správe nachádza aj napriek tomu, že smrť nastal. To je spôsobené tým, že buď smrť nastala na jednotke intenzívnej starostlivosti alebo lekár z nejakého dôvodu zabudol túto informáciu do epikrízy zapísať. Po komunikácii s pánom doktorom Sabakom sa rozhodlo, že v prípade, že bol pacient preložený na jednotku intenzívnej starostlivosti alebo bol pripojený na umelú pľúcnu ventiláciu a v správe sa nenachádza informácia o smrti tak sa táto situácia zaznamená do logovacieho súboru aby to mohol používateľ správnosť informácie skontrolovať.

3.5 Výška a váha

Ďalšie informácie ktoré sa o pacientovi získavali boli jeho výška a váha, pričom následne bola z týchto hodnôt ešte počítaná hodnota BMI. Ukazuje sa, že existuje viacero spôsobov akými lekári zapisujú túto informáciu do správy. Našou snahou je aby náš systém zvládol nachádzať túto informáciu pri všetkých možnostiach zápisu. Tieto spôsoby sú nasledovné:

- [výška/váha/hmotnosť] [hodnota][cm/kg] (názov a hodnota)
- [hodnota][cm/kg],[hodnota][cm/kg] (hodnoty oddelene čiarkou)
- [hodnota][cm/kg]/[hodnota][cm/kg] (hodnoty oddelene lomkou)
- [hodnota][cm/kg] [hodnota][cm/kg] (hodnoty oddelene medzerou)
- [hodnota]/[hodnota] [cm/kg]/[cm/kg] (hodnoty oddelene lomkou, jednotky až za nimi)

Systém kontroluje prítomnosť každej z týchto možností v texte správy a v prípade nájdenie zhody túto informáciu následne čistí rozdelením v prípade ak sa jedná o dve hodnoty oddelené nejakým deličom a následným odstránením všetkých nepodstatných

informácii tak aby nakoniec ostali iba číselné informácie pričom však systém si stále pamätá ktorá hodnota prislúcha ktorej informácii (či ide o výšku alebo váhu). Následne je táto číselná hodnota kontrolovaná či je v "rozumnom" intervale pričom pre výšku je využívaný interval 20-250 cm a pre váhu je interval 10-300 kg ak sa nájde hodnota ktorá nepatrí do týchto intervalov je to považované za možnú chybu a informácia o tom je zapísaná do logovacieho súboru, takisto za chybu sa považuje aj prípad ak systém nedokázal nájsť niektorú z týchto informácií v texte.

V prípade nájdenia oboch informácií (aj výšky aj váhy) je z týchto hodnôt počítaná hodnota BMI pričom tak ako predchádzajúce hodnoty aj táto je kontrolovaná či sa nachádza v "rozumnom" intervale 10-60, vďaka tejto kontrole vieme zachytiť aj chyby s výškou a váhou ktoré nie sú evidentné z jednotlivých informácií, medzi takéto prípady patria napríklad chyby ako vymenenie hodnôt výšky a váhy lekárom (príklad z textu správy: "výška/váha: 75cm/150kg") alebo možná chyba v niektorom údajov (príklad z textu správy: "výška/váha: 103cm/90kg"), samozrejme ani v jednom prípade si nemôžeme byť istý či chyba naozaj nastala a aká konkrétne je a preto v takýchto prípadoch údaje považujeme za správnu ale do logovacieho súboru dávame informáciu používateľovi aby správnosť údajov skontroloval.

3.6 Saturácia krvi kyslíkom pri prijatí

Jednou z ďalších informácií ktorá nás zaujímala bola saturácia krvi kyslíkom. Táto informácia bola pre nás zaujímavá keďže sa jedná o pacientom s ochorením COVID-19 ktoré sa zväčša prejavuje ako respiračné ochorenie a saturácia krvi kyslíkom je zaujímavý ukazovateľ stavu pacienta. Konkrétne nás zaujímala táto hodnota pri prijatí aby sme mali predstavu v akom stave bol pacient prijatý.

Pri hľadaní sme postupovali tak, že sme hľadali kľúčové slovo, respektíve skratku (konkrétne sa jednalo o slová "SpO2" alebo "SatO2" a ich varianty) nasledované číselnou hodnotou pričom občas sa stávalo, že medzi hľadaným slovom a hodnotu sa nachádzala ešte informácia "bez kyslíka" označujúca, že bola meraná pred podaním oxygenoterapie.

V prípade, že systém našiel v texte viackrát zapísanú informáciu o saturácii krvi kyslíkom tak za správnu považoval tú ktorá sa nachádza v texte najskôr keďže sa informácia pri prijatí zväčša píše do časti "Anamnéza" (2.2.2) ktorá sa nachádza na začiatku správy.

Občas sa objavila situácia, že hodnota nebolo jedno číslo ale bol to interval (príklad z textu správy: "SatO2: 90-93%"). V takomto prípade sme sa rozhodli považovať za skutočnú hodnotu dolnú hranicu tohto intervalu.

V prípade nenájdenia žiadnej hodnoty je informácia o tom zapísaná do logovacieho súboru.

```

rýchlotest SARS-CoV-2: protilátky IgM: POZIT, IgG: POZIT
S-anti-SARS-CoV-2 IgM (ELISA)/1.12.2020/          55,5      NTU   pozitívny
S-anti-SARS-CoV-2 IgG (ELISA)/1.12.2020/          34,7      NTU   pozitívny
09.12.2020- PROTILÁTKY SARS - CoV - 2: IgM: POZIT IgG: POZIT
Rýchlotest na vyšetrenie protilátok proti SARS2-COV: IgM silno pozit, IgG slabo pozit
16.3.2021 Protilátky SARS-CoV-2: IgM:pozit., IgG: pozit
Rýchlotest na protilátky SARS CoV-12: IgM slabo pozit.      IgG negat.
Protilátky COVID 19 rýchlotest z kapilárnej krvi: IgG: POZIT      IgM: NEGAT
Rýchlotest na protilátky SARS-CoV2 (z kapilárnej krvi): IgM pozitívne, IgG pozitívne
PROTILÁTKY SARS - CoV - 2:/5.1.21/.:IgM: POZIT,IgG: POZIT
Protilátky na SARS-Cov-2: 29.12. IgM, IgG negat., 5.1.21 IgM,IgG pozit.

```

Obr. 3.3: Rôzne spôsoby zápisu testov na protilátky v prepúšťacích správach

3.7 Protilátky proti vírusu SARS-CoV-2 pri prijatí

Keďže náš systém analyzuje prepúšťacie správy pacientov s ochorením COVID-19 tak jednou z pre nás veľmi zaujímavých informácií je výsledok testu na protilátky proti tomuto ochoreniu. Pri hľadania výsledkov testov na protilátky sa ukázalo, že každý lekár ich zapisuje iným spôsobom pričom aj v správach jedného lekára sa nachádzajú rozdiel medzi jednotlivými zápismi. Niekoľko konkrétnych ukážok je na obrázku 3.3.

Pri hľadaní a následnom získavaní informácie sme využili fakt, že všetky spôsoby zápisu týchto testov obsahujú rovnaké, respektíve podobné kľúčové slová a pre nás dôležitú informáciu v rovnakom poradí, konkrétne vždy prvým kľúčovým slovom je názov vírusu alebo názov choroby v našom prípade je to vírus SARS-CoV-2, respektíve v niektorých prípadoch ochorenie COVID-19, následne ide kombinácia typov protilátok IgG a IgM, a samotných výsledkov testov. Ukážka zvýraznenia hľadaných slov je na obrázku 3.4.

Systém najskôr nájde celé úryvky textu obsahujúce testy, následne z týchto úryvkov odstráni všetky slová a znaky ktoré sú pre samotný výsledok nepodstatné ako napríklad slová "slabo", "silno" alebo "rýchlotest". Keďže systém nájde iba špecificky testy na protilátky proti SARS-CoV-2 je pre nás v nájdenom úryvku nepodstatná táto informácia (názov vírusu). Nakoniec nám ostane iba názvy protilátok a výsledky pričom sa ukazuje, že sa vyskytujú v dvoch formách a to dvojice protilátka a výsledok alebo ako jeden spoločný výsledok pre obe protilátky. V testovaných prípadoch sa vždy vyskytol názov protilátky pred výsledkom testu avšak nakoniec sme sa rozhodli spraviť systém všeobecnejší tým, že okrem prípadov keď je výsledok za názvom testu je schopný správne rozlíšiť a spracovať aj prípady keď je poradie opačné. Spôsob akým systém určuje poradie testov a výsledkov je následovný, v prípade ak nájde iba jeden názov protilátky (obrázok 3.4 druhý príklad) a iba jeden výsledok je poradie jasne určené, v

rýchlotest SARS-CoV-2: protilátky IgM: POZIT, IgG: POZIT

S-anti-SARS-CoV-2 IgM (ELISA)/1.12.2020/ 55,5 NTU pozitívny
 S-anti-SARS-CoV-2 IgG (ELISA)/1.12.2020/ 34,7 NTU pozitívny

09.12.2020- PROTILÁTKY SARS - CoV - 2: IgM: POZIT IgG: POZIT

Rýchlotest na vyšetrenie protilátok proti SARS2-COV: IgM silno pozit, IgG slabo pozit

16.3.2021 Protilátky SARS-CoV-2: IgM: pozit., IgG: pozit

Rýchlotest na protilátky SARS CoV-12: IgM slabo pozit. IgG negat.

Protilátky COVID 19 rýchlotest z kapilárnej krvi: IgG: POZIT IgM: NEGAT

Rýchlotest na protilátky SARS-CoV2 (z kapilárnej krvi): IgM pozitívne, IgG pozitívne

PROTILÁTKY SARS - CoV - 2: /5.1.21/.: IgM: POZIT, IgG: POZIT

Protilátky na SARS-CoV-2: 29.12. IgM, IgG negat., 5.1.21 IgM, IgG pozit.

Obr. 3.4: Zvýraznené hľadania informácie v rôznych spôsoboch zápisu testov na protilátky

Tabuľka 3.1: Rozhodnutia systém pri rôznych poradiach názvov testov a ich výsledkov

Poradie častí	Rozhodnutie
[protilátka] [výsledok] [protilátka] [výsledok]	názov protilátky pred výsledkom
[protilátka] [protilátka] [výsledok]	názov protilátky pred výsledkom
[výsledok] [protilátka] [výsledok] [protilátka]	názov protilátky za výsledkom
[výsledok] [protilátka] [protilátka]	názov protilátky za výsledkom
[protilátka] [výsledok] [protilátka]	problém (systém považuje daný test nejasne zapísaný)
[výsledok] [protilátka] [výsledok]	problém (systém považuje daný test nejasne zapísaný)

ostatných prípadoch sa rozhoduje podľa tabuľky 3.1.

V prípade, že sa v správe nachádza viacero testov na protilátky proti vírusu SARS-CoV-2 zaujíma nás ten najstarší. Pôvodne bola snaha využiť dátumy nachádzajúce sa často pri testoch, avšak ukázalo sa, že vo veľkom počte prípadov informácia o dátume testovania chýba preto sme sa rozhodli tento postup nevyužiť. Ďalším pokusom bola heuristická úvaha, že čím skôr je test v správe tým je starší, táto heuristika však vykazovala príliš vysokú chybovosť preto sme ani ju nevyužili. Nakoniec sme sa po debate s pánom doktorom Sabakom rozhodli využiť heuristickú úvahu, ktorá hovorí, že ak existuje test na určitú protilátky s negatívnym výsledkom tak aj najstarší test bude mať negatívny výsledok a naopak ak test s negatívnym výsledkom neexistuje (a existujú s pozitívnym výsledkom) tak aj najstarší je má pozitívny výsledok. Táto heuristika sa opiera o výsledky štúdie ktorá ukázala, že test na protilátky typu IgM je pozitívny aj po viac ako 60 dňoch od nástupu príznakov a v prípade protilátok typu IgG je to až 90 dní [7]. Keďže bola väčšina pacientov hospitalizovaná výrazne kratšie obdobie ako 60

dní tak nepredpokladáme, že by počas hospitalizácie nastala situácia, že by pacient mal negatívny výsledok testu aj napriek pozitívite predchádzajúceho. Zároveň sa ukazuje, že ak pacientovi vyjde pozitívny test na obe protilátky už ďalší test na protilátky nie je vykonaný keďže ani lekár zväčša nepredpokladá, že by množstvo protilátok v krvi počas hospitalizácie výrazne kleslo.

3.8 Oxygenoterapia

Oxygenoterapia taktiež patrí k údajom ktoré sú špecifické pre respiračné ochorenia ako COVID-19 a preto je pre nás zaujímavá. V tomto prípade sme zo správy získavali dve informácie a to či bola pacientovi podaná oxygenoterapia a ak bola, tak sme chceli určiť o aký typ oxygenoterapie išlo. Konkrétne rozlišujeme tri základné typy a low-flow, HFNO (high-flow nasal oxygenotherapy) a UPV (umelú pľúcnu ventiláciu).

V prípade, že systém nenašiel žiadnu informáciu (žiadne kľúčové slová) o podaní oxygenoterapie zapísal si k pacientovi informáciu "bez oxygenoterapie" v opačnom prípade sa typ určí na základe toho aké kľúčové slová boli v texte nájdené. Konkrétne systém nájdené slová vyhodnocuje nasledovne:

- "low flow", "low-flow" a podobne - low-flow
- "high flow", high-flow", "HFNO" a podobne - HFNO
- "umelá pľúcna ventilácia", "UPV" a podobne - UPV

V prípade, ak sa v texte nachádza informácie aj o low-flow, aj o HFNO alebo UPV tak je informácia o low-flow zanedbaná keďže ide o menej "extrémny" typ. Avšak v prípade ak sa v správe nachádza informácia aj o HFNO, aj o UPV sú do výslednej informácie o pacientovi zapísané obe a to v tvare "HFNO/UPV". Ak v správe nebol typ oxygenoterapie presne určený ale nachádzala sa tam iba informácie o spôsobe podania ako "maska" alebo "nosová kanyla" je to považované za low-flow oxygenoterapiu pričom do výslednej informácie o pacientovi je to zapísané ako "low-flow (neupresnené)" aby bolo jasne označené, že konkrétna informácia o type oxygenoterapie nie je v správe prítomná.

3.9 Lieky

Ďalšou skupinou získavaných informácií sú lieky ktoré boli podané pacientovi počas hospitalizácie. Získavanie tejto informácie sa ukázalo ako veľmi priamočiare keďže našou snahou nebolo získať množinu liekov ktorú pacient dostával ale mali sme množinu liekov a zisťovali sme ktoré z nich pacient dostával. Dôvodom pre tento prístup bol fakt,

že pacienti často dostávali lieky a vitamíny určené na liečby iných problémov ktorými títo pacienti trpeli a pre nás bola dôležitá len množina liekov o ktorých sme sa domnievali, že by mohli mať vplyv na liečbu. Konkrétne išlo o tieto lieky: Dexametazon, Remdesivir, Olumiant, Favipiravir, Ivermectin a Colchicin.

Konkrétne hľadanie týchto liekov bolo zisťovanie či sa názov lieku nachádza v správe, informácia o liekoch by sa mala nachádzať v časti "Terapia" (2.2.4) avšak v niekoľkých prípadoch sa informácia o niektorých liekoch nachádzala iba v epikríze, respektíve v prípade samoliečby pacienta a liekov predpísaných obvodným lekárom (hlavne v prípade lieku Ivermectin) sa informácia o nich nachádzala v anamnéze. Aj informáciu o liekoch zapísanú v anamnéze sme považovali za plnohodnotnú keďže aj napriek častému vysadeniu týchto liekov po hospitalizácii mali vplyv na jeho liečbu. Keďže sa počas vytvárania systému nenašli prípady kedy by lekár do správy zapísal informáciu o lieku ktorý pacient neužíval tak sa tento spôsob hľadania informácie o týchto liekoch ukázal ako spoľahlivý.

Boli aj snahy zistiť okrem samotných liekov aj informáciu o počte dní počas ktorých boli tieto lieky pacient užíval a dávku lieku ktorá mu bola predpísaná avšak sa ukázalo, že vo výraznej väčšine správ buď táto informácia úplne chýba alebo je neúplná. Preto nakoniec padlo rozhodnutie nezískavať tieto informácie.

3.10 Choroby pacienta

Pri ochorení COVID-19, tak ako aj pri iných ochoreniach, sa niektoré iné diagnózy považujú za rizikové faktory. Preto našou snahou bolo sa pokúsiť získať informáciu či pacient niektorou z diagnóz považovaných za možné rizikové faktory trpí, respektíve ju prekonal. Našťastie pre nás sa táto informácia často nachádza v časti "Anamnéza" (2.2.2) avšak môže sa objaviť aj iných častiach správy keďže k danému problému môže dôjsť aj počas hospitalizácie.

Konkrétne diagnózy ktorých prítomnosť alebo prekonanie u pacienta sa snažíme určiť sú nasledovné: cukrovka, artériová hypertenzia, srdcové zlyhanie, infarkt myokardu, fibrilácia predsiení, periférne artériové obliterujúce ochorenie dolných končatín, chronická obštrukčná choroba pľúc, astma, cievna mozgová príhoda, demencia, sepsa a kolitída. Pričom v prípade ochorení sepsa a kolitída nás nezaujímajú či ich pacient v minulosti prekonal ale či sa vyskytli pri prijatí alebo počas hospitalizácie.

V prípade väčšiny týchto chorôb je ich získavanie priamočiare, konkrétne sa jedná o zisťovanie či sa v texte správy nachádza informácia o tejto chorobe u pacienta či už vo forme celého názvu (pri niektorých chorobách niektorého z viacerých používaných názvov napríklad cukrovka a diabetes alebo periférne artériové obliterujúce ochorenie dolných končatín a ateroskleróza) alebo vo forme skratky (napríklad CHOCHP pre

chronická obštrukčná choroba pľúc alebo IM pre infarkt myokardu). Tento postup sa ukázal ako vhodný aj pre sepsu keďže prekonanie tejto choroby sa nezapisuje do anamnézy a v anamnéze, respektíve v správe sa vyskytuje iba v prípade ak ňou pacient trpí pri prijatí alebo počas hospitalizácie.

Špecifické bolo určovanie kolitídy pri prijatí alebo počas hospitalizácie. V tomto prípade sa ukázal problém, keďže to, že sa v správe toto ochorenie spomína neznamena automaticky, že ním pacient počas hospitalizácie trpel, Často ide iba o negatívny výsledok testu na toto ochorenie alebo o informáciu o prekonaní tohto ochorenia v minulosti. Konkrétny prístup ktorý sme sa rozhodli použiť pre čo najlepšie určenia prítomnosti tohto ochorenia u pacienta je tvorený dvomi časťami. Najskôr prebehne kontrola či sa v správe nachádza hocijaká informácia o tomto ochorení, čiže, či sa tam nachádza názov (kolitída alebo *clostridium difficile*) alebo skratka (CDI) tejto choroby, v prípade ak sa v správe nenachádza žiadna informácia tak to systém považuje za prípad keď pacient na kolitídu počas hospitalizácie netrpel. Ak sa nejaká informácia o tomto ochorení v správe nachádza nasleduje druhá časť hľadanie kedy hľadáme informáciu o teste na toto ochorenie, konkrétny spôsob hľadania a vyhodnocovania testov na toto ochorenie je podobný ako zisťovanie výsledkov testov na protilátky proti vírusu SARS-CoV-2 (3.7) s rozdielom, že namiesto SARS-CoV-2 hľadáme *clostridium difficile* a keďže nejde o test na prítomnosť protilátok ale baktérie nás netrápi typ (pri SARS-CoV-2 sme rozlišovali IgG a IgM protilátky). V prípade ak sa nájde pozitívny test tak tvrdíme, že pacient počas hospitalizácie na toto ochorenie trpel, naopak v prípade, že všetky nájdené testy sú negatívne tak tvrdíme, že pacient netrpel na toto ochorenie počas hospitalizácie. Špeciálny prípad je ak systém nenájde žiaden test na toto ochorenie v takom prípade systém nevie určiť správny výsledok a preto zapíše informáciu o tomto probléme do logovacieho súboru aby to mohol používateľ skontrolovať.

3.11 Krvné výsledky

Záverečná ale najväčšia skupina informácií ktoré sme získavali boli niektoré výsledky krvných testov. Nie su pre nás dôležité všetky parametre ale iba určitá vybraná podmnožina konkrétne ide o parametre ktoré sa v laboratórnych výsledkoch označujú nasledujúcimi skratkami: CRP, PCT, S_D3, GLU, KREA, ALT, GMT, FERR, TnT, NEU#, LYM#, EO#, PLT, CD4A, CD8A, INR, FBG, DD.

Hľadanie týchto výsledkov by sa dalo rozdeliť na dve časti a to na hlavné hľadanie a doplnkové hľadanie. V prípade hlavného hľadania sú tieto údaje hľadané časti správy "Krvné výsledky" (2.2.7). Konkrétne hľadá informácie v tvare "[názov]: [hodnota]" pričom následne z toho získame samotnú číselnú hodnotu. Priebežne si zapamätáva aj informáciu ktoré údaje nenašiel, v tomto prípade chýbajúci údaj nie je nutne chybou

keďže nie každému pacientovi boli robené rovnako komplexné krvné testy. Po pokuse o získania všetkých údajov nastáva druhá časť ktorou je doplnkové hľadanie v tejto časti sa údaje ktoré sa nepodarilo nájsť v časti "Krvné výsledky" hľadajú v texte samotnej prepúšťacej správy. Hlavným dôvodom pre toto hľadanie boli prípady kedy buď z nejakého dôvodu sme nedostali úplné krvné výsledky alebo bolo počas hospitalizácie robených viacero nezávislých krvných testov pričom my sme dostali iba niektoré z nich ale do správy boli zapísané aj ostatné. Tieto dáta sa nachádzajú v správe v časti "Vyšetrenia" (2.2.3) avšak ako bolo aj pri popise výzoru vstupných dát vysvetlené v tejto časti sa často nachádza iba nejaký výber výsledkov ktorý nemusí obsahovať tie ktoré my potrebujeme, preto ich využívame len ako doplnkové. Problém ktorý sa objavuje v tejto časti je ten, že pre určitý údaj sa v správe môže nachádzať viacero hodnôt keďže ten istý test bol počas hospitalizácie spravený pacientovi niekoľkokrát v takom prípade je informácia zapísaná v tvare "[názov]: [hodnota 1]; [hodnota 2]; ... [hodnota n],". V takomto prípade považujeme za správnu prvú hodnotu keďže tieto hodnoty sú usporiadané v poradí v akom boli testy vykonané (časovo) a nás zaujíma hodnota najbližšie k začiatku hospitalizácie keďže chceme vedieť v akom stave bol pacient na začiatku nemocničnej liečby.

V prípade, že ani hlavné, ani doplnkové hľadanie nenájde nejaké výsledky testov je informácie o ich nenájdenej zapísaná do logovacieho súboru avšak keďže táto informácia sa nemusí nutne v správe nachádzať nie je táto informácia zapísaná medzi chyby ktoré sa pri získavaní informácii objavili ale je samostatne označená ako nenájdene výsledky testov. V prípade, že sa pri doplnkovom hľadaní zistí, že sa výsledok testu objavuje v správe viackrát pričom sú pri ňom odlišné hodnoty je to považované za chybu a informácia o tejto chybe je zapísaná do logovacieho súboru.

3.12 Chýbajúce časti vstupu

Vo väčšine prípadov je výzor našich presne taký ako je popísaný v kapitole "Štruktúra prepúšťacej správy" (2) avšak občas sa objavil problém neúplnosti dát. Konkrétne išlo o prípady kedy sa vo vstupnom texte nenachádzali výsledky krvných testov, v takom prípade jediná zmena ktorú systém spraví je, že pri získavaní údajov z krvných výsledkoch systém preskočí hlavné hľadanie (keďže nemá na to potrebný text) a údaje získava iba pomocou doplnkového hľadania v texte prepúšťacej správy. Občas sa objavili ešte extrémnejší prípad kedy sme pre daného pacienta dostali iba hlavičku (2.2.1) a informáciu "chýba správa" v takomto prípade sa zo získavania dát vykoná iba získavanie osobných údajov pacient a obdobia jeho hospitalizácie (3.3) aby bola zachovaná existencia tohto pacienta a logovacieho súboru sa zapisuje informácia o chýbajúcej správe.

Pacient z hárku [číslo hárku v ktorom sa nachádza daná správa]:
Meno pacienta: [priezvisko a meno pacienta]
Problémové udaje: [názvy údajov ktoré boli počas získavania označené za problémové]
Nenajdene výsledky: [názvy krvných výsledkov ktoré sa v správe nepodarilo nájsť]

Obr. 3.5: Výzor zápisu informácie o chýbajúcich a problémových údajoch v logovacom súbore pre jedného pacienta

3.13 Výstupné súbory

Výsledkom celého získavania informácie zo vstupných dát je dvojica súborov, ide o súbor vo formáte XLSX ktorý je možné otvoriť v programe Microsoft Excel a obsahuje tabuľku v ktorej jednotlivé riadky sú pacienti a stĺpce sú jednotlivé získavané údaje, druhým súborom je textový logovací súbor obsahujúci pre každého spracovávaného pacienta v tvare zobrazenom na obrázku 3.5.

Kapitola 4

Výsledky systému

Táto kapitola je zameraná na zhodnotenie výsledkov nášho systému. Konkrétne je zameraná na porovnanie rýchlosti systému oproti ručnému spracovávaníu, určenie približnej chybovosti a na využitie v praxi.

4.1 Časová náročnosť

Jedným z hlavných účelov nášho systému je šetrenie času oproti ručnému spracovávaníu. Na určenie či náš systém je naozaj schopný signifikantne skrátiť čas spracovania, sme sa rozhodli odmerať časy oboch spôsobov spracovania na rovnakej množine pacientov a tieto časy následne porovnať.

Na tento účel sme vybrali množinu 100 pacientov ktorý dovtedy neboli spracovávaný a vykonali sme obe spôsoby spracovávanie. V prípade ručného spracovania trvalo spracovanie jedného pacienta v priemere 5 minút, čiže spracovanie 100 pacientov trvalo okolo 500 minút čiže viac ako 8 hodín (tento čas je však ovplyvnený našou neskúsenosťou s ručným získavaním takýchto dát). Náš systém dokázal spracovať túto množinu pacientov za menej ako minútu, konkrétne priemerný čas ktorý na to potreboval bol 40 sekúnd (systém sme spustili niekoľko krát, keďže si systém neuchováva informáciu o predchádzajúcich spustení boli z pohľadu času jednotlivé spustení nezávislé), následné ručné vylepšenie pomocou logovacieho súboru trvalo približne 30 minút. Celkový čas ktorý je potrebný na spracovanie 100 pacientov s použitím nášho systému je po zaokrúhlení 31 minút čo približne 16-krát menej ako čas potrebný na ručné spracovávanie. Aj napriek našej neskúsenosti ktorá mala s najväčšou pravdepodobnosťou negatívny vplyv na výsledný čas ručného získavania, nepredpokladáme, že by bolo možné tento čas výrazne skrátiť. Na základe týchto výsledkov môžeme tvrdiť, že čas potrebný na spracovanie určitého počtu pacientov našim systémom je výrazne kratší ako čas potrebný na ručné spracovanie toho istého počtu pacientov.

4.2 Chybovosť systému

V tejto časti sa pokúsime odhadnúť chybovosť nášho systému.

4.2.1 Validačné dáta

Na účely validácia výsledkov nášho systému sme využila dáta o 100 pacientoch ktorých sme využili na určenie rýchlosti nášho systému, keďže dáta týchto pacientov neboli použité pri vytváraní systému a mali sme k nim aj ručne, aj systémom získané dáta.

Konkrétny postup ktorý sme zvolili bol nasledovný:

1. Príprava súboru obsahujúceho vstupné informácie o 100 pacientoch
2. Ručné spracovanie pacientov
3. Spracovanie pacientov využitím nášho systému
4. Vytvorenie kópie systémom spracovaných pacientov
5. Vylepšenie systémom spracovaných pacientov pomocou logovacieho súboru
6. Porovnanie ručne získaných dát s dátami získanými pomocou nášho systému pôvodnými aj vylepšenými
7. Určenie chybovosti nášho systému

Keďže naše "validačné" dáta boli získavané ručne nemáme istotu, že sú bezchybné, preto sme sa pre účely určenia chybovosti systému rozhodli každý údaj ktorý je totožný s údajom získaným našim systémom považovať za správny a každý údaj ktorý sa líši skontrolujeme aby sme určili či je to chybou nášho systému alebo či ide o ľudskú chybu.

4.2.2 Chybovosť jednotlivých skupín získavaných

Z dôvodu, že náročnosť získavania nie je rovnaká pre všetky získavané dáta ani chybovosť nie je rovnaká preto si najskôr prejdeme chybovosť nášho systému pre jednotlivé skupiny získavaných dát (skupiny sú rovnaké ako v kapitole 3).

Osobné údaje pacienta a obdobie hospitalizácie

V prípade údajov ako je meno a priezvisko pacienta, jeho rodné číslo a dátumy prijatia a prepustenia sa neobjavili žiadne chyby. V prípade dĺžky hospitalizácie sa takisto neobjavili žiadne chyby, keďže táto hodnota bolo v oboch prípadoch vypočítavaná zo získaných dátumov rovnakým spôsobom. Pri informácii o veku pacienta sa objavilo

pomerne veľké množstvo nezrovnalosti, konkrétne išlo o 22 prípadov kedy ručné získavanie obsahovalo o jeden rok väčšiu hodnotu veku pacienta. Toto bolo spôsobené tým, že pri ručnom získavaní bola využitá hodnota veku ktorá bolo zapísaná v správe ak ju tam lekár zapísal (bolo to bežné ale nebolo to pravidlom) inak bola táto hodnota nami vypočítavaná a v prípade nášho systému bol vek vždy vypočítaný na základe rodného čísla a dátumu prijatia. Pri chybách išlo s najväčšou pravdepodobnosťou o to, že lekár počítal vek iba na základe roku narodenia a nie celého dátumu. Z tohto dôvodu do správy napísal vyšší vek aj napriek tomu, že pacient ešte v danom roku nemal narodeniny.

Kontrola s logovacím súborom nepriniesla žiadne zlepšenie. Pri získavaní týchto informácií vykazuje náš systém nulovú chybovosť.

JIS a smrť

V prípade určenia či bol pacient hospitalizovaný sa jednotke intenzívnej starostlivosti a či počas hospitalizácie zomrel sa nevyskytol žiaden prípad, kde by sa systém nezhodol s ručne získanou informáciou. Takže v tomto prípade to sa domnievame, že chybovosť je nulová, to zároveň znamená, že ani v tomto prípade úprava použitím logovacieho súboru nijak nezlepšila výsledok.

Výška a váha

Pri zisťovaní výšky a váhy sa objavilo dohromady päť chýbajúcich údajov pri troch pacientoch, trikrát išlo o váhu a dvakrát o výšku. V jednom prípade išlo o problém keď systém pri váhe prekvapila informácia "cca" na ktorú nevedel reagovať. V ďalšom prípade nastal problém, keď bolo príliš veľa medzier medzi hodnotami výšky a váha, čo spôsobilo, že systém to našiel iba jednu hodnotu a nebol schopný určiť o ktorú z hľadaných informácií ide. Posledným problémom bola situácia keď hľadané informácie boli v špecifickom tvare konkrétne "cm[hodnota]/[hodnota]kg" čo náš systém nebol schopný nájsť.

Všetky tieto problémy boli zapísané v logovacom súbore vďaka čomu pri úprave výsledkov s jeho použitím boli eliminované všetky chyby.

Takže náš systém spravil chyby pri troch pacientoch z čoho vyplýva chybovosť 3%, ale ak sa pozrieme na počet chybných údajov ide o 5 chýb pri 200 hodnotách (2 údaje, 100 pacientov) z čoho vyplýva chybovosť približne 2,5%, avšak pri použití logovacieho súboru je táto chybovosť nulová.

Saturácia krvi kyslíkom pri prijatí

Pri hľadaní informácie o saturácii krvi kyslíkom pri prijatí náš systém spravil 3 chyby. V dvoch prípadoch za správnu informáciu považoval tú ktorá hovorili o hodnote satu-

rácie po pripojení na oxygenoterapiu keďže bola v správe zapísaná pred informáciou o saturácii bez prídavného kyslíka. Jedna chyba bola zapríčinená neočakávaným slovom "RZP" nachádzajúcim sa pred hodnotou saturácie.

Pri vylepšení pomocou logovacieho súboru sa podarilo odstrániť chybu zapríčinenú slovom "RZP", avšak hodnoty ovplyvnené oxygenoterapiou sa opraviť nepodarilo. Práve kvôli takýmto prípadom boli počas vytvárania systému úvahy o zmene prístupu pri hľadaní tejto informácie. Konkrétne sa uvažovalo nevyužívať hodnotu ktorá bola zapísaná do správy ako prvá, ale využiť najnižšiu nájdenú hodnotu, tento spôsob vychádzala z úvahy, že po prijatí by vďaka liečbe nemala saturácia klesnúť (oxygenoterapia by mala byť nastavovaná tak aby takáto situácia nenastala). Avšak sa táto úvaha ukázala ako nesprávna a často vykazovala chybné hodnoty z dôvodu náhleho poklesu saturácie u pacienta (tento pokles bol zväčša do správy zapísaný), preto toto riešenie nebolo nakoniec využité.

Výsledná chybovosť systému bola teda pri saturácii 3% a pri použití logovacieho súboru klesla na 2%.

Protilátky proti vírusu SARS-CoV-2 pri prijatí

Získavanie výsledkov testov na protilátky proti vírusu SARS-CoV-2 bolo nesprávne pri štyroch pacientoch. Vo všetkých štyroch prípadoch išlo o problém keď výsledky testov boli zapísané v časti "Epikríza" (2.2.5) pričom v tejto časti správy lekári často nenapísali k testu názov vírusu (daný názov iba vyplýval z kontextu) čo spôsobilo, že systém to nedokázal nájsť. V troch prípadoch to bol jediný test v celej správe čo spôsobilo, že systém nenašiel žiadne výsledky vďaka čomu ich označil za problém a pri oprave pomocou logovacieho súboru sa tieto chyby odstránili. V jednom prípade správa obsahovala niekoľko testov na protilátky ktoré boli pozitívne v oboch protilátkach avšak v epikríze bola informácia o teste s negatívnym výsledkom pri protilátke typu IgG čo spôsobilo chybu ktorá nebola do logovacieho súboru zapísaná.

Takže chybovosť systému samotného bola 4% a chybovosť po vylepšení logovacím súborom klesla na 1%.

Oxygenoterapia

Počet chýb pri určovaní typu oxygenoterapie bol nečakane vysoký a konkrétne išlo o 6 chýb z ktorých iba jednu sa podarilo opraviť pomocou logovacieho súboru. Z nezachytených chýb boli 4 prípady kedy bolo rôznymi spôsobmi zapísaná informácia o tom, že oxygenoterapia pacientovi nebola podaná konkrétne išlo o takéto spôsoby zapísania: "bez potreby oxygenoterapie", "bez nutnosti oxygenoterapie", "nevyžaduje oxygenoterapiu" a "nevyžaduje podpornú oxygenoterapiu". Počas vytvárania softvéru sa takéto situácie nestávali a preto systém nebol na takéto situácie schopný správne reagovať,

o príčine prečo sa takéto situácie počas vytvárania neobjavili môžeme iba špekulovať. Jedným z možných dôvodov môže byť obdobie z ktorého sú správy keďže systém bol vytváraný hlavne na základe pacientov z prvého roka pandémie (v tej dobe existovali iba tieto dáta) zatiaľ čo na toto testovanie boli použitý aj pacienti ktorí boli hospitalizovaný neskôr kde vďaka očkovaniam mohlo dôjsť k zníženiu počtu pacientov ktorí si vyžadovali oxygenoterapiu. Posledná nezachytená chyba je podobná ako predchádzajúce s rozdielom, že išlo o určenie konkrétneho typu oxygenoterapie konkrétne nastala situácia, ktorá mala byť vyhodnotená ako "HFNO" avšak bola vyhodnotená ako "HFNO/UPV" z dôvodu, že v správe zapísaná informácia "UPV neindikujeme". Ani s touto situáciou sme sa pri vytváraní softvéru nestretli. Jediná zachytená chyba nastala z dôvodu, že sa v správe nachádzala informácia "bez oxygenoterapie" pričom oxygenoterapia bola v správe spomenutá viackrát, systém sa preto rozhodol túto informáciu zapísať do logovacieho súboru aby mohla prebehnúť kontrola tejto informácie používateľom.

Z toho vyplýva, že chybovosť nášho systému samotného je pri oxygenoterapii 6% a po oprave pomocou logovacieho súboru klesla na 5%.

Lieky

Pri určovaní či pacient užíva vybrané lieky sa objavili 3 chyby. V jednom prípade lekár spravil chybu a napísal "Dexametazon" namiesto "Dexametazon" čo bola chyba ktorú systém neočakával. Ďalšie dve chyby vznikli z dôvodu, že lekár do časti "Anamnéza" (2.2.2) zapísal informáciu "Ivermektín neužíva", takáto situácia sa počas vytvárania softvéru neobjavila a preto ju systém nebol schopný správne vyhodnotiť.

V tomto prípade logovací súbor nijak nepomohol s opravou chýb preto je chybovosť z pohľadu počtu pacientov s chybou 3% (3 zo 100) avšak chybovosť z pohľadu počtu nesprávne určených hodnôt je iba 0,5% (3 zo 600 (6 liekov, 100 pacientov)).

Choroby pacienta

Pri určovaní či pacient trpí niektorými s z vybraných chorôb (konkrétny zoznam v časti 3.10) sa vyskytlo 5 chýb. Každá chyba bola jedinečná. Objavil sa jeden prípad kedy si systém nebol istý či pacient počas hospitalizácie trpel kolitídou čo bolo však v tomto prípade žiadúce správanie a informácia o tejto neistote bola zapísaná do logovacieho súboru a pri kontrole opravená. Jedna chyba nastala aj v prípade určovania aterosklerózy dolných končatín kde lekár namiesto skratky "PAOO DK" zapísal do správy skratku "PADO DK" kvôli čomu nebol schopný nájsť informáciu o tomto ochorení. Ďalšia chyba nastala keď lekár do správy ku konkrétnemu lieku napísal informáciu "počas sepsy prerušiť liečbu" čo systém nesprávne interpretoval ako informáciu, že pacient počas liečby sepsou trpel. V jednom prípade systém určil, že pacient trpí artériovou hypertenziou na

základe toho, že v správe našiel informáciu o tomto ochorení, avšak ako sa pri kontrole ukázalo tento záver systému bol nesprávny keďže išlo o prípad keď lekár do správy zapísal aj diagnosticky významné ochorenia blízkych rodinných príslušníkov pacienta a konkrétne v tomto prípade išlo o ochorenie ktorým trpí matka nami skúmaného pacienta. V prípade poslednej chyby je otázne či ide o chybu systému alebo lekára, alebo o nedostatok informácie v správe. Išlo o problém pri určovaní kolitídy kedy lekár do záveru správy napísal, že pacient kolitídou trpí aj napriek tomu, že podľa správy boli vykonané testy na toto ochorenie s negatívnym výsledkom. V prípade týchto štyroch chýb (teda okrem prvej) oprava pomocou logovacieho súboru nepriniesla ich odstránenie.

Takže z pohľadu chybovosti percenta pacientov s chybou je chybovosť 5% pred kontrolou a 4% po kontrole s logovacím súborom a z pohľadu percenta chybne určených chorôb je chybovosť približne 0,38% (5 z 1300 (13 chorôb, 100 pacientov)) pred kontrolou a 0,31% (4 z 1300) po kontrole s logovacím súborom

Krvné výsledky

Keďže krvné výsledky sú generované počítačom a nie písané lekárom (to platí aj pre samostatné krvné výsledky, aj pre výsledky zapísané v prepúšťacej správe) tak ich náš systém vie nachádzať s veľkou presnosťou. Konkrétne sa objavilo 5 prípadov kedy náš systém sa nezhodol s ručne získanými dátami (v skutočnosti tých prípadov bolo výrazne viac ale len 5 chýb spravil systém, o tom viac v časti 4.2.4). Z týchto chýb 3 nastali z dôvodu, že hľadaný parameter nebol v časti "Krvné výsledky" (2.2.7) ale bol v prepúšťacej správe, pričom tam bol zapísaný viackrát v rôznych častiach správy s rôznymi hodnotami a náš systém si z možných hodnôt nevybral tú ktorú sme považovali za správnu. Avšak vo všetkých troch prípadoch bola daná situácia zapísaná do logovacieho súboru ako problém vďaka čomu bolo možné tieto chyby opraviť. Zvyšné dve chyby sa objavili v jednej správe a boli spôsobené tým, že v prvom teste ktorý bol ako jediný zapísaný v časti "Krvné výsledky" nastala hemolýza kvôli ktorej sa hodnoty parametrov nepovažovali za dôveryhodné. Preto sme na ich hľadanie museli použiť text prepúšťacej správy. Avšak namiesto toho aby boli tieto hodnoty zo správy úplne vynechané, bol na ich mieste vynechaný prázdny priestor ktorý náš systém nesprávne spracoval a preto sa mu ich nepodarilo nájsť. Keďže sa mu hodnoty daných parametrov nepodarilo nájsť vôbec, tak boli tieto parametre zapísané do logovacieho súboru ako nenájdene dáta a pri kontrole sa ich podarilo nájsť.

Ak by sme za chybovosť brali počet pacientov pri ktorých nastala chyba bola by chybovosť nášho systému pri hľadaní výsledkov testov 4% avšak ak vezmeme do úvahy, že systém hľadal 19 rôznych parametrov je chybovosť iba približne 0,26% (5 zo 1900 (19 parametrov, 100 pacientov)) pričom platí, že po kontrole s logovacím súborom je

chybovosť nulová.

4.2.3 Celková chybovosť

Celkovo sa dohromady objavilo 31 chýb, pričom tieto chyby sa vyskytli pri 23 pacientoch. Časť s týchto chýb sa podarilo opraviť pomocou logovacieho súboru a nakoniec ostalo neopravených 15 chýb a s chybou ostalo 12 pacientov.

Z toho vyplývajú chybovosti z pohľadu percenta pacientov s aspoň jednou chybou na 23% pre vylepšením a 12% po vylepšení, a z pohľadu zle získaných hodnôt (pre každého pacienta sme získavali 54 údajov) na 0,57% pre vylepšením a 0,28% po vylepšení.

Tabuľka 4.1: Chybovosť jednotlivých skupín získavaných dát

Skupina	Chybovosť systému pred kontrolou			Chybovosť systém po kontrole		
	Počet	Percento údajov	Percento pacientov	Počet	Percento údajov	Percento pacientov
Osob. údaje a obdobie hosp.	0	0	0	0	0	0
JIS a smrť	0	0	0	0	0	0
Výška a váha	5	2,5	3	0	0	0
Saturácia	3	3	3	2	2	2
Protilátky	4	4	4	1	1	1
Oxygenoterapia	6	6	6	5	5	5
Lieky	3	0,5	3	3	0,5	3
Choroby	5	0,38	5	4	0,31	4
Krvné výsl.	5	0,26	4	0	0	0
Celkom	31	0,57	23	15	0,28	12

4.2.4 Ľudská chyba

Pri porovnávaní ručne získaných informácií a tých získaných naším systémom sa ukázalo, že chyby nerobí iba systém ale nezanedbateľný počet chýb sme spravili aj my. Konkrétne sa pri ručnom získavaní objavili chyby najmä pri získavaní krvných výsledkov kedy sme napríklad namiesto hodnoty parametra "ALT" opísali hodnotu parametra "ALP" alebo namiesto hodnoty "8,6" sme opísali hodnotu "6,8". Takisto pri chorobách a liekoch sa vyskytli situácie keď sme si danú chorobu respektíve liek v správe nevšimli. Dokonca v týchto troch skupinách (výsledky krvných testov, lieky, choroby) bola chybovosť ručne získaných vyššia ako chybovosť softvéru, konkrétne sme pri ručnom spracovaní spravili v týchto skupinách dohromady 26 chýb zatiaľ čo systém spravil

iba 13 chýb z ktorých sa 6 podarilo opraviť pomocou logovacieho súboru vďaka čomu konečný počet chýb bol iba 7. V ostatných skupinách dát bola chybovosť systému rovnaká alebo mierne vyššia (o jednu alebo dve chyby) ako pri ručnom spracovávaní.

Celkový počet chýb bol pri ručnom spracovaní bolo 34 čo je výrazne viac ako 15 ktoré spravil náš systém s použitím logovacieho súboru.

Samozrejme vyššia počet chýb pri ručnom získavaní dát je do istej miery spôsobená našou neskúsenosťou avšak väčšina chýb bola typu ktorý by sa mohol prihodiť ale oveľa skúsenejšiemu človeku, keďže išlo o chyby typu prehliadnutý názov lieku alebo choroby, opísaná vedľajšia hodnota z testu, zle opísaná hodnota.

4.2.5 Zhodnotenie výsledkov

Celkovú chybovosť nášho systému môžeme považovať za dobrú keďže je výrazne nižšia ako chybovosť nami ručne získanými dátami pričom toto získavanie trvalo iba zlomok času ručného získavania a to aj v prípade započítania času kontroly výsledkov (4.1).

Zároveň môžeme náš systém porovnať so systémom na extrakciu zo slabo štruktúrovaného textu ktorý vytvoril Matej Minárik [8]. Jeho systém je určený na získavanie názvov a množstiev aktívnych látok v liekoch z ich príbalových letákov vykazoval chybovosť vyše 14% (presnosť takmer 86%) a to aj pri zanedbaní duplicít a ignorovaní informácii ktoré systém extrahoval navyše. V porovnaní s naším systémom vidíme, že chybovosť z pohľadu celkovej početnosti chýb je v našom systéme výrazne nižšia.

4.3 Využitie v praxi

Tento systém bol už využitý aj v praxi, konkrétne dáta o hospitalizovaných pacientoch s ochorením COVID-19 ktoré boli pomocou tohto systému získané boli využité ako jeden zo zdrojov dát článku publikovanom v časopise Infectious Disease Reports ktorého autormi sú Peter Sabaka a kol. [9].

Táto štúdia skúmala vplyv prítomnosti protilátok proti vírusu SARS-CoV-2 pri prijatí pacienta do nemocnice na úmrtnosť na ochorenie COVID-19 počas a po skončení hospitalizácie. Výsledky štúdie potvrdzujú predpoklad, že oneskorená tvorba protilátok je spojená s vyšším rizikom úmrtia počas hospitalizácie a aj po jej skončení.

4.4 Možné zlepšenia

Vidíme, že systém síce v malom množstve ale stále produkuje chyby čo znamená, že je stále možnosť zlepšenia. Riešenia niektorých chýb už boli do systému implementované ako napríklad riešenie pre problém keď lekár zapísal informáciu "Ivermectín neužíval", v tomto prípade sme sa rozhodli kontrolovať či slová okolo názvov liekov nezačínajú

predponou "ne-" a v prípade výskytu takéhoto slova sa informácia o takomto slove zapíše tejto do logovacieho súboru aby mohla prebehnúť kontrola tejto informácie používateľom. Pri niektorých problémoch stále prebieha diskusia o ich možnom riešení. Po implementovaní riešení pre čo najviac problém by bola vhodná ďalšia analýza chybivosti avšak ani tieto riešenia ani táto ďalšia analýza nie sú súčasťou tejto práce.

Kapitola 5

Zovšeobecnenie softvéru

Obsahom tejto kapitole sú úpravy a vylepšenia softvéru tak aby bol jednoduchší na používanie pre používateľa a aby ho bolo možné jednoducho modifikovať pre získavanie špecifických dát zo správ pacientov s iným ochorením ako je COVID-19, respektíve pre získanie iných informácií nachádzajúcich sa každej prepúšťacej správe.

5.1 Oddelenie hľadaných informácií od funkcie na hľadanie

Náš systém mal pôvodne výzor skriptu napísaného v programovacom jazyku Python ktorý obsahoval všetky informácie o tom aké informácie hľadáme a pre nich špecifické regulárne výrazy a aj funkcie ktoré ich dáta pomocou nich a všeobecnejších regulárnych výrazov získavali. Tento prístup je však nepraktický z pohľadu užívateľa keďže ak by chcel upraviť aké dáta sa získavajú musí pracovať priamo so skriptom. Preto sme sa rozhodli informácie ktoré dáta chceme získať a k nim prislúchajúce regulárne výrazy extrahovať do samostatného súboru. Pre čo najlepšiu čitateľnosť súboru používateľom sme si pre tento účel vybrali formát YAML. Ide o človekom ľahko čitateľný súborový formát určený na serializáciu dát [10], vďaka čomu je perfektný pre naše použitie.

5.2 Obsah YAML súboru

Obsah súboru "informations.yml" môžeme rozdeliť do niekoľko častí. Prvou časťou je časť "vyberove" v tejto časti je niekoľko riadkov obsahujúcich názov informácia a boolean (pravda/nepravda) hodnotu ktorými hovoríme nášmu systému či má danú informáciu zo správy získať. Konkrétne ide o informácie z hlavičky správy a o veku, dĺžke hospitalizácie, výške, váhe, saturácii kyslíka v krvi, oxygenoterapii, hospitalizácii na jednotke intenzívnej starostlivosti a smrti pacienta. Takmer všetky tieto hodnoty sú vzájomne nezávislé. Výnimkou sú vek pacienta a doba hospitalizácie ktoré je možné

získavať iba ak je získavaná informácia z hlavičky preto v prípade hodnoty false pre hlavičku sa tieto informácie nebudú získavať bez ohľadu na ich hodnotu. V tejto časti môže používateľ meniť pravdivostné hodnoty jednotlivých informácií avšak nemôže meniť ich názvy ani pridávať ďalšie informácie keďže v takom prípade by ich systém nedokázal pochopiť.

Druhá časť s názvom "lieky" obsahuje lieky o ktorých chceme vedieť či ich pacient užíval. Jednotlivé lieky sú v zaznamenávaní následovne, ako prvé je názov stĺpca do ktorého sa bude zapisovať informácia či pacient užíval daný liek (väčšinou je to názov samotného lieku) následne je napísaná dvojbodka za ktorú sa nachádza zoznam najbežnejších názvov lieku (zoznam je ohraničený hranatými zátvorkami, jednotlivé názvy sú v apostrofoch a sú oddelené čiarkami) pričom všetky písmená v týchto názvoch musia byť malé keďže náš systém získava túto informáciu z textu ktorý si upravuje tak aby aby boli všetky písmená malé. Na obrázku 5.1 vidíme ukážku pre liek Colchicin.

V tretej časti s názvom "choroby" sú choroby pri ktorých chceme zistiť či nimi náš pacient netrpí, respektíve či ich neprekonal v minulosti, z pohľadu spôsobu zápisu je táto časť totožná s časťou "lieky", malým rozdielom je, že sa tu pre danú chorobu zväčša nachádza viac spôsobov zápisu keďže jedna choroba môže mať viacero označení a skratiek zároveň sú tieto názvy často aj viacslovné a môžu byť rôzne vyskloňované preto si občas vyžadujú mierne komplikovanejšie regulárne výrazy na ich hľadanie. Takisto aj v prípade skratiek treba zaručiť aby nájdená skratka nebola iba podskratkou inej skratky, respektíve náhodnou súčasťou textu napísaného výlučne veľkými písmenami. Na obrázku 5.2 vidíme ukážku zápisu pre srdcové zlyhávanie.

Vo štvrtej časti nazvanej "vysledky" sa nachádzajú informácie ktorých hodnoty chceme získať z krvných testov ktoré boli pacientovi vykonané. Štruktúra zápisu je zase totožná s časťou "lieky" bez významných špecifik.

Posledná a asi najkomplikovanejšia časť má názov "protilatky" táto časť je určená na špecifikáciu choroby, respektíve patogénu a názvov protilátok pre získavanie výsledkov testov na dané ochorenie alebo na prítomnosť daných protilátok. Každý takto získavaný výsledok sa do súboru zapisuje následovne, do prvého riadku zapíšeme názov, tento názov je pre náš systém irelevantný a slúži iba ako označenie aby používateľ vedel určiť aký test je hľadaný, nasledujú tri riadky ktoré sú odsadené tabulátorom a majú pevne stanovené názov a štruktúru. Prvý z týchto riadkov s názvom "nazvy_stlpcov" obsahuje zoznam názvov stĺpcov pre jednotlivé získavané protilátky (alebo názov ochorenia ak hľadáme testy na ochorenie avšak aj ten musí byť daný ako prvok zoznamu), druhý sú "nazvy_ochorenia" to je zoznam názvov pre ochorenie, respektíve patogén na ktorého skúmame prítomnosť protilátok alebo samotného patogénu u pacienta a v treťom riadku s názvom "nazvy_protilatok" sa nachádza zoznam názvov protilátok ktoré skúmame, pre druhý a tretí riadok platí, že názvy musia obsahovať iba malé písmená. V prípade, že zoznam "nazvy_protilatok" je neprázdny jeho dĺžka (počet zá-

```
colchicin: ['colchicin', 'kolchicin']
```

Obr. 5.1: Ukážka zápisu skúmaného lieku do YAML súboru

```
SZ: ['[\s,\n]SZ[\s,\n]', 'CHSZ', 'ChSZ', 'Srdc.{3,6}zlyh', 'srdc.{3,6}zlyh', 'Srdc.{3,6}Zlyh']
```

Obr. 5.2: Ukážka zápisu skúmaného choroby do YAML súboru

znamov v ňom) musí byť totožná s dĺžkou zoznamu "nazvy_stlpcov". Špeciálny prípad je ak zoznam "nazvy_protilatok" je prázdny v takomto prípade systém nebude pre dané ochorenie hľadať výsledky testov na protilátky proti danému patogénu ale bude hľadať výsledky testov na prítomnosť daného patogénu, respektíve testov na dané ochorenie. Konkrétnu ukážku zápisu pre vírus SARS-CoV-2 vidíme na obrázku 5.3.

5.3 Spôsob modifikácie používateľom

V prípade, že sa používateľ rozhodne zmeniť množinu získavaných údajov je postup nasledovný:

1. Otvorenie konfiguračného súboru "informations.yml"
2. Zmena boolean hodnôt (true na false alebo naopak) v časti "vyberove" pre pridanie alebo odobratia získavania danej informácie
3. Odstránenie riadkov určených na získavanie informácie ktorú získavať už nechceme z častí "lieky", "choroby" a "protilátky"
4. Pridanie nových riadkov do týchto častí vo formáte definovanom v podkapitole 5.2
5. Uloženie upraveného konfiguračného súboru
6. Spustenie systému na získavanie dát

```
sars:
  nazvy_stlpcov: ['IgG pri prijatí', 'IgM pri prijatí']
  nazvy_ochorenia: ['sars.{0,3}cov.{0,3}2?', 'covid.{0,3}19']
  nazvy_protilatok: ['igg', 'igm']
```

Obr. 5.3: Ukážka zápisu hľadaného testu na protilátky do YAML súboru

5.4 Možnosti ďalšieho vylepšenia

Aj napriek výraznému zlepšeniu možnosti modifikácie získavaných údajov oproti pôvodnému systému ani tento spôsob nie je dokonalý a je stále pomerne komplikovaný pre používateľa bez znalosti regulárnych výrazov a prácou s súbormi vo formáte YAML. Preto sa v tejto časti skúsime zamerať na možnosti riešenia týchto problémov. Táto časť práce je však rýdzo teoretická a samotná implementácia jednotlivých vylepšení nie je súčasťou tejto práce.

5.4.1 Určenie problémov

Ako prvé si musíme určiť aké problémy môže mať používateľ pri práci s naším systémom. Inými slovami, čo komplikuje využívanie a modifikovanie systému. Ako bolo už v úvode tejto časti spomenuté tieto problémy sú dva a to:

- používateľ musí poznať všetky časté spôsoby zápisu danej informácie a často potrebuje byť schopný písať aspoň jednoduché regulárne výrazy
- používateľ musí vedieť pracovať so súborom typu YAML a aj so skriptom v jazyku Python (aby vedel samotné získavanie spustiť)

5.4.2 Problém znalosti spôsobu zápisu informácie a regulárnych výrazov

Podstatou tohto problému je, že vyžadujeme od používateľa hneď niekoľko znalostí ktoré nemusí mať. Konkrétne vyžadujeme aby poznal všetky časté spôsoby zápisu požadovanej informácie, napríklad chceme aby vedel že v prípade fibrilácie predsiení sa využíva aj skratka FP, aj FiP. Zároveň vyžadujeme aby vedel využívať syntax regulárnych výrazov, napríklad okolo skratky IM (infarkt myokardu) sa nesmú nachádzať iné písmená inak môže nastať situácia, že systém určí, že pacient na toto ochorenie trpí z dôvodu, že v texte sa nachádza slovo zapísané veľkými písmenami ktoré v sebe túto skratku obsahuje. Príkladom takejto situácie môže byť prítomnosť mena IMRICH v závere správy keďže niektorí lekári zapísali do záveru správy meno pacienta veľkými písmenami.

Ďalším problémom ktorý z tohto vyplýva je nemožnosť zaručenia správnosti výsledkov keďže dané regulárne výrazy písal používateľ a preto overenie ich správneho fungovania je na ňom.

Ako jediné rozumné riešenie tohto problému sa javí vytvorenie databázy do ktorej by sme ručne vložili potrebné regulárne výrazy pre čo najväčšie množstvo rôznych informácií ktoré by mohol používateľ požadovať a následne dať používateľovi možnosť

si vybrať ktoré z týchto informácií chce získať a dovoliť mu písať vlastné regulárne výrazy iba pre informácie ktoré nie sú obsiahnuté v databáze.

5.4.3 Problém znalosti YAML formátu a skriptu v jazyku Python

Tento problém nie je až tak závažný ako ten predchádzajúci, keďže formát YAML bol vyvíjaný tak aby bol čo najčitateľnejší pre človeka. Zároveň my nežiadame od používateľa vytváranie komplikovaných objektov ale iba využívanie reťazcov, zoznamov a asociatívnych polí. Avšak faktom je, že od používateľa žiadame aby modifikoval textový konfiguračný súbor čo sa dá považovať za komplikáciu.

V prípade skriptu v jazyku Python takisto nežiadame komplikované úpravy ale iba zmeny názvov vstupných a výstupných súborov (prepis reťazcov) a určenie zoznamu alebo intervalu hárkov ktoré chceme spracovávať.

Najrozumnejším riešením tohto problému je vytvorenie grafického používateľského rozhrania (GUI) v ktorom by používateľ mohol modifikovať množinu získavaných informácií.

Záver

V tejto práci sme sa venovali problematike získavania medicínskych dát z prepúšťacej správy a krvných výsledkov. Našou snahou bolo vytvorenie systému ktorý by takéto získavanie dát zautomatizoval keďže nemocničný informačný systém Univerzitnej nemocnice v Bratislave (s ktorou sme na tomto projekte spolupracovali) neumožňoval jednoduché a rýchle získania štrukturovaných dát. Práca sa skladá z piatich kapitol.

V prvej kapitole sme sa venovali definovaniu metód využívaných na získavanie informácie z textu. Táto kapitola zároveň hovorí o troch už existujúcich systémov určených na problém získavania medicínskych dát využívajúcich definované metódy a o rozdieloch medzi týmito systémami a naším systémom kvôli ktorým nebolo možné žiaden z týchto systémov priamo využiť pre naše zadanie.

V druhej kapitole sme sa zaoberali vstupnými dátami, čiže textom z ktorého sa informácie snažíme získať. Konkrétne sme sa venovali výzoru tohto textu a informáciám v ňom. V prípade výzoru sme skúmali štruktúru dát, konkrétne sme sa snažili rozdeliť dáta na viac častí pre rýchlejšie a presnejšie získavanie informácie. Z pohľadu informačného obsahu nás zaujímalo aké informácie dáta obsahujú, ktoré z nich potrebujeme získať a kde sa približne tieto informácie v dátach nachádzajú.

Tretia kapitola obsahuje jadro celej práce. Hovorí o tom aký je všeobecný postup systému pri získavaní informácii a aj o postupoch využitých pri získavaní jednotlivých informácii respektíve skupín informácii. Konkrétnejšie ide o určenie kľúčových slov a všetkých bežných spôsobov zápisu danej informácie. Zároveň táto kapitola hovorí o problémoch ktoré sa vyskytli pri hľadaní týchto informácii počas vytvárania a nastavovania systému ako napríklad intervaly namiesto jednej číselnej hodnoty v prípade saturácie krvi kyslíkom alebo protichodné výsledky testov na protilátky proti SARS-CoV-2. Pre každý takýto problém sa tu nachádza aj riešenie ktoré bolo použité na jeho odstránenie. V závere tejto kapitole sa nachádza informácia o výzore výstupných súborov ktorými sú tabuľka obsahujúca získané dáta a logovací súbor obsahujúci informácie o chýbajúcich a problematických dátach.

Vo štvrtej kapitole sme sa snažili zistiť rýchlosť a chybovosť nášho systému inými slovami určenie toho či je náš systém rýchlejší ako človek a ako často náš systém robí chyby. Túto chybovosť určujeme pre celý systém ako aj pre jednotlivé skupiny získavaných dát. Okrem chybovosti ktorú má náš systém sám o sebe určuje aj chybovosť

po ľudskej kontrole a oprave výsledkov pomocou logovacieho súboru do ktorého si systém zaznamenáva nenájdene údaje a údaje pri ktorých získavanie nastal problém.

Piata kapitola je zameraná na vylepšenie systému tak aby bolo pre používateľa jednoduchšie upravovať množinu získavaných údajov. Snahou bolo aby používateľ potreboval na používanie a modifikáciu nášho systému čo najmenej vedomostí z oblasti informatiky konkrétne programovacieho jazyka Python a regulárnych výrazov. Tento cieľ sa doposiaľ podarilo splniť iba čiastočne pomocou oddelenia konfigurácie (množiny získavanej informácie) do samostatného súboru ktorý je písaný v človek ľahko čitateľnom formáte. Avšak stále je potrebná znalosť aspoň základov o regulárnych výrazoch.

Finálnym výsledkom tejto práce je systém ktorý je schopný spoľahlivo získavať informácie o pacientoch s ochorením COVID-19 avšak je ho možné prekonfigurovať aj na získavanie informácií špecifických pre iné ochorenia ako sú špecifické krvné testy a predpisované lieky. Tento systém bol už aj použitý v praxi, dáta ním získané boli použité na analýzu v odbornom článku [9].

Literatúra

- [1] Roni Romano, Lior Rokach, and Oded Maimon. Cascaded data mining methods for text understanding, with medical case study. In *Sixth IEEE International Conference on Data Mining-Workshops (ICDMW'06)*, pages 458–462. IEEE, 2006.
- [2] Anshul Aggarwal, Sunita Garhwal, and Ajay Kumar. Hede: a python tool for extracting and analysing semi-structured information from medical records. *Healthcare informatics research*, 24(2):148–153, 2018.
- [3] Georg Fette, Maximilian Ertl, Anja Wörner, Peter Kluegl, Stefan Störk, and Frank Puppe. Information extraction from unstructured electronic health records and integration into a data warehouse. In *GI-Jahrestagung*, pages 1237–1251, 2012.
- [4] Hanna M Wallach. Conditional random fields: An introduction. *Technical Reports (CIS)*, page 22, 2004.
- [5] Menglin Cui, Ruibin Bai, Zheng Lu, Xiang Li, Uwe Aickelin, and Peiming Ge. Regular expression based medical text classification using constructive heuristic approach. *IEEE Access*, 7:147892–147904, 2019.
- [6] Constructive heuristic. in wikipedia, the free encyclopedia. <http://en.wikipedia.org/w/index.php?title=Constructive%20heuristic&oldid=1032227019>, 2022. [Online; accessed 07-December-2022].
- [7] Rachel West, Amanda Kobokovich, Nancy Connell, and Gigi Kwik Gronvall. Covid-19 antibody tests: a valuable public health tool with limited relevance to individuals. *Trends in microbiology*, 29(3):214–223, 2021.
- [8] Bc Matej Minárik (2016). Extrakcia informácií zo slabo štruktúrovaného textu. *Diplomová práca, Vysoké učení technické v Brně*.
- [9] Ján Jurenka, Anna Nagyová, Mohammad Dababseh, Peter Mihalov, Igor Stankovič, Vladimír Boža, Marián Kravec, Michal Palkovič, Martin Čaprnda, and Peter Sabaka. Anti-sars-cov-2 antibody status at the time of hospital admission and the prognosis of patients with covid-19: A prospective observational study. *Infectious Disease Reports*, 14(6):1004–1016, 2022.

- [10] Wikipedia contributors. Yaml — Wikipedia, the free encyclopedia. <https://en.wikipedia.org/w/index.php?title=YAML&oldid=1144993083>, 2023. [Online; accessed 26-March-2023].

Príloha A: obsah elektronickej prílohy