

VŠB – Technická univerzita Ostrava
Fakulta elektrotechniky a informatiky
Katedra informatiky

Analýza emailové komunikace

Analysis of Email Communication

Zadání diplomové práce

Student: **Bc. Veronika Uhrová**

Studijní program: N2647 Informační a komunikační technologie

Studijní obor: 2612T025 Informatika a výpočetní technika

Téma: **Analýza emailové komunikace**
Analysis of Email Communication

Jazyk vypracování: čeština

Zásady pro vypracování:

Cílem práce je návrh a implementace systému na analýzu emailové komunikace a vizualizaci výstupů. Systém bude pracovat s reálnými daty a budou navrženy, popsány a vyhodnoceny experimenty s těmito daty. Pro implementaci je doporučen jazyk C#.

1. Rešerše obdobných řešení a analytických přístupů.
2. Návrh a implementace metody na získávání emailových zpráv z vybraného zdroje.
3. Výběr a implementace metod strojového učení a analýzy sítí vhodných pro analýzu emailové komunikace.
4. Návrh a implementace uživatelského rozhraní na analýzu emailové komunikace a vizualizaci analytických výstupů.
5. Dokumentovaná implementace systému.

Seznam doporučené odborné literatury:

- [1] S. Zehnalova, Z. Horak, M. Kudělka. Email Conversation Network Analysis: Work Groups and Teams in Organizations. ASONAM 2015.
- [2] Tang, G., Pei, J., Luk, W. S. (2014). Email mining: tasks, common techniques, and tools. Knowledge and Information Systems, 41(1), 1-31.

Další podle pokynů vedoucího práce.

Formální náležitosti a rozsah diplomové práce stanoví pokyny pro vypracování zveřejněné na webových stránkách fakulty.

Vedoucí diplomové práce: **doc. Mgr. Miloš Kudělka, Ph.D.**

Datum zadání: 01.09.2017

Datum odevzdání: 30.04.2018



doc. Ing. Jan Platoš, Ph.D.
vedoucí katedry



prof. Ing. Pavel Brandštetter, CSc.
děkan fakulty

Prehlasujem, že som túto prácu vypracovala samostatne. Uviedla som všetky literárne
pramene a publikácie, z ktorých som čerpala.

V Ostrave, 27.4.2018

.....

Moje podakovanie patrí predovšetkým doc. Milošovi Kudělkovi, Ph.D. za odborné konzultácie a vedenie mojej diplomovej práce.

Abstrakt

Práca študuje aktuálne metódy pre analýzu emailov a detekciu sociálnych rolí v emailových dátach. Nasleduje zoznámenie sa s emailom a jeho popularitou v súčasnosti. Taktiež práca uvádza základné teoretické pojmy a teoretický náhľad na reprezentáciu siete. Uvádzajú sa tu aj základy analýzy sociálnych sietí a detekcie komúnít. Ďalej sa tu píše o frameworku pre detekciu štruktúrnych rolí a ich identifikácie. Na základe týchto poznatkov je vytvorená aplikácia pre analýzu a vizualizáciu analytických výstupov. Na záver sú uvedené prevedené experimenty týkajúce sa identifikácie sociálnych rolí v emailových dátach.

Kľúčové slová: email, sociálna sieť, sociálna rola, vizualizácia, brokerage

Abstract

This paper studies current methods for analysing emails and detecting social roles in email data. This is followed by getting acquainted with the email and its popularity nowadays. Also, this thesis presents basic theoretical concepts and a theoretical overview of network representation. Here are also the basics of social networking and community detection. There is also written a framework for structural social roles detection and their identification. Based on this knowledge, an application is developed to analyze and visualize analytical outputs. Finally, experiments on the findings of the emailed data are presented.

Key Words: email, social network, social role, visualization, brokerage

Obsah

Zoznam použitých skratiek a symbolov	10
Zoznam obrázkov	11
Zoznam tabuliek	12
1 Úvod	13
1.1 Motivácia	13
1.2 Vízia	13
1.3 Štruktúra práce	14
2 Súvisiace práce	15
3 Emailová komunikácia	17
3.1 Stručná história emailu	17
3.2 Štruktúra emailu	17
3.3 Emaily v súčasnosti	18
4 Definície a klasifikácie	19
4.1 Graf	19
4.2 Súvislosť grafu	20
4.3 Úplný graf	20
4.4 Stupeň vrcholu	20
4.5 Cesta	21
4.6 Uzavretá cesta	21
4.7 Komponenta grafu	21
4.8 Metriky	21
4.8.1 Closeness centrality (Centralita blízkosti)	21
4.8.2 Betweenness centrality (Centralita medziľahlosti)	21
4.8.3 Modularita	22
5 Sociálna sieť	23
5.1 História sociálnych sietí	23
5.2 Analýza sociálnych sietí	23
5.3 Komunity v sociálnych sieťach	24
5.4 Detekcia komunit	25
5.4.1 Louvainov algoritmus pre detekciu komunit	25
5.5 Ego sieť	26
5.5.1 Konštrukcia ego siete	27

6	Metódy analýzy sociálnych sietí	28
6.1	SSRM - Framework pre detekciu štrukturálnych rolí v sociálnych sieťach	28
6.1.1	Rola v kontexte SSRM	28
6.1.2	Roly definované v SSRM	28
6.1.2.1	Leader	29
6.1.2.2	Outermost	29
6.1.2.3	Mediator	29
6.1.2.4	Outsider	29
6.2	Identifikácia štrukturálnych sociálnych rolí	29
6.2.0.1	Outsider	30
6.2.1	Leader	30
6.2.1.1	Closeness centrality (Centralita blízkosti)	30
6.2.2	Outermost	30
6.2.3	Mediator	30
6.2.3.1	LBetweeness	30
6.2.3.2	CBetweeness	31
6.2.3.3	Normalizovaná verzia CBetweeness	31
6.2.3.4	Skóre rozmanitosti	32
6.3	Brokerage roly	32
6.3.1	Liaison	34
6.3.2	Itinerant	34
6.3.3	Coordinator	34
6.3.4	Gatepeeker	35
6.3.5	Representative	35
6.3.6	Identifikácia brokerage rolí	36
6.4	Analýza ego	36
6.4.1	Veľkosť ego siete	36
6.4.2	Kompozícia ego siete	37
6.4.3	Štruktúra ego siete	37
6.4.3.1	Efektívna sila	38
7	Aplikácia	40
7.1	Špecifikácia	40
7.1.1	Funkčné požiadavky	40
7.2	Návrh	41
7.2.1	Návrhové vzory	42
7.3	Dôležité rozhodnutia	44
7.3.1	Dostupnosť dát	44
7.3.2	Webová vs. desktopová aplikácia	44

7.4	Použité knižnice	44
7.5	Import dát	46
7.6	Implementácia	46
7.6.1	Konštrukcia siete	46
7.6.2	Triedy pre graf, vrcholy a hrany	47
8	Experimenty	48
8.1	Príprava a import dát	48
8.2	Analýza tímu	48
8.2.1	Vizualizácia datasetu	48
8.2.2	Detekcia komunít	50
8.2.2.1	Zmeny komunít v čase	52
8.2.3	Ego sieť	53
8.2.4	Analýza rolí	53
8.2.4.1	SSRM	53
8.2.4.2	Brokerage	54
8.3	Analýza jednotlivcov	55
9	Záver	55
9.1	Možnosti rozšírenia a zdokonalenia práce	55
	Literatura	56

Zoznam použitých skratiek a symbolov

MUA	– Mail User Agent
MTA	– Mail Transfer Agent
IMAP	– Internet Message Access Protocol
XML	– eXtensible Markup Language
SSRM	– Structural social role mining framework
SNA	– Social network analysis

Zoznam obrázkov

1	Akú formu komunikácie preferujete na formálnu komunikáciu?	18
2	Neorientovaný graf	19
3	Orientovaný graf	19
4	Súvislý (1) a nesúvislý graf (2)	20
5	Úplný graf	20
6	Graf v tvare hviezdy	22
7	Sieť s viacerými komunitami	24
8	Vizualizácia krokov Louvainovho algoritmu.	26
9	Príklad ego siete.	27
10	Príklad brokerage procesu	33
11	Liaison brokerage	34
12	Itinerant brokerage	34
13	Coordinator brokerage	35
14	Gatekeeper brokerage	35
15	Representative brokerage	35
16	Veľkosť ega - stupeň uzla: 6	37
17	Málo štrukturálnych dier vs. veľa štrukturálnych dier.	38
18	Príklad výpočtu efektívnej sily	39
19	UseCase Diagram	41
20	Diagram komponent znázorňujúci jednotlivé komponenty architektúry aplikácie .	42
21	Triedny diagram - Repository pattern	43
22	Model-View-Controller	44
23	Jednoduchá sieť vytvorená s použitím knižnice vis.js	45
24	Príklad použitia knižnice vis.js	45
25	Doménový model	46
26	Základné informácie o tímovej sieti.	49
27	Najviac používané emailové domény.	49
28	Vizualizácia siete.	50
29	Vizualizácia komunít v tímovej sieti za celkový čas	51
30	Rozloženie komunít v tímovej sieti za celkový čas	51
31	Rozloženie komunít za prvý časový úsek	52
32	Rozloženie komunít za druhý časový úsek	52
33	Rozloženie komunít za tretí časový úsek	53
34	Počet detekovaných štrukturálnych rôl	54
35	Desať aktérov s najväčším <i>brokerage</i> skóre	54
36	Desať aktérov s najväčším <i>brokerage</i> skóre - graf	54

Zoznam tabuliek

1	Informácie o členoch tímu	50
2	Informácie o vytvorenej ego sieti	53

1 Úvod

V stručnom úvode je popísaná motivácia, ktorá viedla k vypracovaniu tejto diplomovej práce, vízia toho, čo sa malo dosiahnuť a hrubá štruktúra vypracovaného textu.

1.1 Motivácia

S cieľom uľahčiť používanie emailov a prebádať podnikateľský potenciál emailov, analýza emailov dosiahla pozoruhodný pokrok v oblasti výskumu, ale aj v praxi. Emaily teda možno považovať za zmiešanú štruktúru obsahujúcu údaje o ľuďoch zo sociálnych alebo aj organizačných aspektov.

Obsah emailu ako textové a netextové dáta

Emaily sú písané viac stručne ako väčšina ostatných dokumentov, často obsahujú hovorové výrazy a abreviácie, ktoré sa nenachádzajú v bežných slovníkoch, preto štandardné techniky analýzy textov pri práci s emailovými dátami nemusia byť efektívne.

Emaily tiež obsahujú bohatšie typy dát, ako napríklad URL linky, HTML tagy alebo obrázky. Niektoré štúdie jednoducho zjednodušia tieto netextové dátové vstupy v štádiu predpripravovania dát - vymažu ich a ďalej pracujú len s textovými dátami. Tieto netextové dáta však môžu byť užitočné v iných oblastiach, ako napríklad detekcia spamu.

Emaily reprezentujúce ľudské sociálne organizačné vzťahy

Emailová aktivita sama o sebe reprezentuje bohaté ľudské sociálne a organizačné vzťahy, ktoré spájajú ľudí do komunit a komplexných systémov. Porozumenie organizačných štruktúr alebo vzťahov naprieč ľuďmi v organizácii môže byť veľmi užitočné aj v reálnom živote. Hlavné problémy, ktoré sú investigované v analýze emailov sú detekcia spamu, kategorizácia emailov, analýza kontaktov, analýza vlastností emailových sietí a vizualizácia emailov.

1.2 Vízia

Cieľom práce je oboznámiť čitateľa s oblasťou sociálnych sietí a špeciálne s témou analýzy emailových dát a tieto znalosti demonštrovať nad reálnymi emailovými dátami. Pre uskutočnenie tohto cieľa je potrebné naštudovať informácie z oblasti analýzy emailov, reprezentácie emailu v sieti a vizualizácie sociálnych sietí vrátane aktuálnych metód publikovaných v článkoch. K tomu sa viaže tiež prieskum reprezentácie a konštrukcie emailu ako prvku sociálnej siete.

Ďalej boli vybrané metódy detekcie rolí v sociálnej sieti a navrhnutá aplikácia, ktorá umožňuje analyzovať a vizualizovať analytické výsledky. V tejto aplikácii s jednoduchým a použiteľným užívateľským rozhraním budú implementované vybrané metódy analýzy a bude navrhnutá prehľadná vizualizácia vzťahov. Nakoniec bude vytvorená analýza jedného prvku siete a výsledky experimentov budú zrozumiteľne prezentované.

1.3 Štruktúra práce

V prvej kapitole je uvedený prieskum o aktuálnych vedeckých článkoch, ktoré sa zaoberajú analýzou emailov a reprezentácii emailu v sociálnych sieťach. Ďalej sa čitateľ zoznámí s emailom ako komunikačným prostriedkom a dozvie sa, ako sú na tom emaily s popularitou aktuálne. Potom je uvedený stručný prehľad teórie grafov a definícií určitých pojmov, ktorý je nevyhnutný k porozumeniu ďalších kapitol. V ďalšej kapitole píšem o sociálnych sieťach, ich histórii a analýze sociálnych sietí a komunitnej štruktúre sociálnych sietí. Neskôr prechádzam k popisu a reprezentácie frameworku pre detekciu štrukturálnych rolí, popisujem sociálne roly definované v rámci tohto frameworku a následne v ďalšej kapitole referujem pomocou akých metód sa sociálne roly v rámci tohto frameworku identifikujú. Na základe všetkých poznatkov práce je navrhnutá aplikácia vhodná k sledovaniu sociálnych rolí v emailovej sieti. Ešte pred záverom sú uvedené výsledky prevedených experimentov týkajúcich sa poznatkami skúmanej sociálnej siete.

2 Súvisiace práce

Pre odhaľovanie vzťahov medzi ľuďmi, skupina a organizáciami z emailových sietí boli aplikované mnohé techniky a modely analýzy sociálnych sietí. Mnoho štúdií použilo maily spoločnosti *Enron* kvôli nedostatku dostupných veľkých súborov.

Napríklad Diesner, Carley a Frantz v [1] zkonštruovali z mailovej komunikácie spoločnosti Enron orientovaný graf zo vzťahu odosielateľ-prijemca, kde hrany boli vážené frekvenciou mailov, ktoré si medzi sebou poslali v čase. Potom aplikovali techniky analýzy sociálnych sietí. V práci popísali, ako vylepšili originálnu sadu a súčasné zistenia ich investigáciou vďaka analýze sociálnych sietí. Skúmajú dynamiku, štruktúru a vlastnosti organizačnej komunikačnej siete ako aj charakteristiky a vzory komunikačného správania zamestnancov z rôznych organizačných levelov. Zistili, že počas obdobia krízy sa komunikácia medzi zamestnancami stala viac rôznorodejšia v súvislosti so zavedenými kontaktami a formálnymi rolami. Taktiež počas obdobia kríz, predtým nekomunikujúci zamestnanci sa začali zapájať do vzájomného rozhovoru, takže interpersonálna komunikácia bola intenzívnejšia a sieť sa tým rozširovala. Tieto zistenia poskytli cenný pohľad do organizačnej krízy reálneho sveta, čo môže byť ďalej využité pre validáciu alebo tvorbu teórií a dynamických modelov organizačných kríz a tým to vedie k lepšiemu porozumeniu základných príčin organizačných kríz v organizáciách.

Xiaoyan Fu v [2] prezentoval rôzne metódy pre vizualizáciu emailových sietí. Vizualizácia objavuje komunikačné vzory medzi rôznymi skupinami, zobrazuje centrálnu analýzu s dôrazom na významné uzly. V práci zkonštruovali 2D vizualizáciu temporálnej emailovej siete, ktorá analyzuje vývoj emailových vzťahov, ktoré sa menia v priebehu času a zobrazenie prostredia pre nájdenie sociálnych kruhov odvodených od siete. Každá metóda bola vyhodnotená s rôznymi datasetmi od výskumnej orgnizácie. Taktiež rozšírili ich metódu pre vizuálnu analýzu siete emailových vírusov.

Ďalej Chapanond, Krishnamoorthy, Yener v [3] použil sieťové metriky a spektrálnu analýzu k analýze či už orientovaného alebo neorientovaného grafu emailov, ktorý skonštruoval zmenou prahovej hodnoty (napr. počtom vymenených emailov medzi užívateľmi). Ich výskum je postavený na vytvorení emailového grafu a štúdiu jeho vlatností či už pomocou teórie grafov alebo technikami spektrálnej analýzy. Grafová teoretická analýza zahŕňa výpočet niekoľkých grafových metrík, ako napríklad rozdelenie podľa stupňov, priemerný pomer vzdialeností, zhlukovací koeficient alebo kompaktnosť emailového grafu. Hodnoty metrík v dátovej sade emailov spoločnosti Enron porovnali aj s inými emailovými dátami.

Jednou z univerzálnejších prác je aj práca autorov Guanting Tang, Jian Pei, and Wo-Shun Luk [4]. Je to stručný prehľad hlavných výskumných snáh o analýzu mailov a popis metód, ktoré sa pri tejto analýze používajú. Nie len čo sa týka analytických alebo implemetnačných úloh, ale aj nástrojov, ktoré nám pri analýze vedia pomôcť. Aby zdôraznili rozdiely medzi analýzou mailov a bežnou analýzou textu, organizujú prieskum do piatich ťažších úloh a to: detekcia nevyžiadanej pošty, kategorizácia emailov, analýza kontaktov, analýza vlastností emailovej siete

a vizualizácia emailov. Tieto úlohy sú vlastne začlenené do rôznych spôsobov používania emailov. Systematicky preskúmajú bežne používané techniky a tiež budujú diskusiu o dostupných softwarových nástrojoch.

Na rozdiel od ostatných prác, Afra Abnar, Mansoureh Takaffoli, Reihaneh Rabbany, Omar R. Zaiane [5] definovali vlastnú metodiku pre analýzu sociálnej siete a definovali *Structural social role mining framework*, ktorý je navrhnutý pre identifikáciu štrukturálnych rolí, pre identifikáciu zmien v sieti a analýzu dopadu zmien na sieť. Definujú základné sociálne roly v sieti a navrhujú metodológie pre ich identifikáciu. Pre identifikáciu týchto rolí využívajú klasické prostriedky analýzy sociálnych sietí a tiež navrhujú nové metriky zahrňujú napríklad Betweenness centrality založenú na komunitách. Z tejto práce som vychádzala pri pomenovaní rolí zo siete a implementovala techniky pre ich identifikáciu.

Ďalšou prácou, ktorou som sa inšpirovala bola práca autorov Kudělka, Horák, Zehnalová [6], ktorá prezentuje analytický nástroj, ktorý bol vytvorený pre analýzu hlbších vzťahov v emailových dátach. Tieto vzťahy zahrňujú vzťahy založené na interakcii viacerých užívateľov v tíme. Analytické metódy popísané v práci sú založené na dvoch faktoroch. Prvým faktorom je kontext, čo je skupina viacerých užívateľov v kombinácii so slovami použitými v komunikácii. Druhým faktorom je časový interval, v ktorom bola začatá komunikácia. Práca prezentuje metódy pre váženie komunikácií, užívateľov a vzťahov, ako aj metód pre hľadanie komunit asociovaných so špecifickým kontextom.

3 Emailová komunikácia

3.1 Stručná história emailu

Za počiatky emailovej komunikácie možno považovať priližne rok 1965, kedy bola správa prenášaná medzi sálovými počítačmi pracujúcich v režime zdieľania času na univerzite *Massachusetts Institute of Technology*.

Od tejto doby prešla emailová komunikácia značným vývojom. Emaily, tak ako ich poznáme dnes, sú definované štandardom špecifikácie RFC2822 a sú prenášané pomocou komunikačných protokolov.

3.2 Štruktúra emailu

Každý email sa skladá z dvoch častí - z tzv. hlavičky (*header*) a tela emailu (*body*).

Hlavička emailu je generovaná automaticky pri vytvorení emailu a sú do nej postupne vkladané informácie zo serverov, cez ktoré správa prechádza (tzv. MTA). Pre bežných užívateľov sú z hlavičky najdôležitejšie tieto údaje: predmet správy, čas odoslania, emailová adresa odosielateľa a prijímateľa. Ostatné údaje emailoví klienti (označovaní tiež ako MUA ¹) väčšinou nezobrazujú.

Pri vytváraní emailu emailovým klientom sú väčšinou do hlavičky vložené tieto záhlavia:

- **Date** - aktuálny čas počítača, ktorý vložil záhlavie
- **From** - adresa odosielateľa
- **Cc** - špecifikuje ďalších adresátov
- **Bcc** - umožňuje rozosielanie správy medzi viacerých adresátov
- **Priotity** - priorita emailu, interpretácia sa líši vzhľadom k MUA
- **Reply-To** - špecifikuje adresu, na ktorú je zaslaná prípadná odpoveď
- **Subjekt** - predmet správy daný užívateľom
- **To** - udáva adresu príjemcu správy
- **Message-Id** unikátny identifikátor, ktorý je priradený MTA

Telo emailu obsahuje samotné dáta určené pre adresáta.

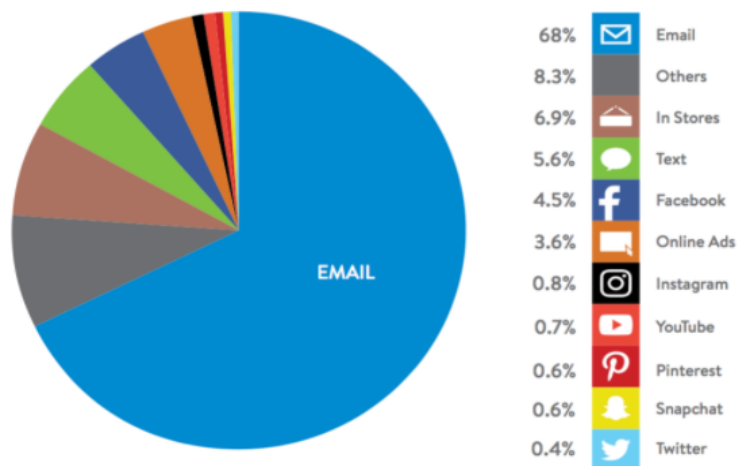
¹MUA - Mail User Agent, program, ktorý používa užívateľ na rozosielanie a prijímanie emailov (napr. Outlook), tento program komunikuje s MTA (Mail Transfer Agent), ktorý sa stará o prenos emailov v prostredí verejnej siete Internet.

3.3 Emaily v súčasnosti

Emaily teda existujú už niečo cez 50 rokov, ich popularita je však stále veľká vďaka ich efektívnosti, extrémne nízkym nákladom a kompatibilita s množstvom typov zariadení. Ako jedna z najrozšírenejších typov komunikácie v dnešnej dobe, emaily sú široko rozšírené v každodennom živote. Napríklad, spolupracovníci diskutujú prácu cez emaily, priatelia zdieľajú sociálne aktivity a skúsenosti aj cez emaily alebo veľké spoločnosti distribuujú reklamy práve pomocou emailov.

Aj keď by mnohí tvrdili, že éra emailov už je dávno preč a sú stále viac nahrádzané novými sociálnymi sieťami, nové výskumy ukazujú opak. Napríklad výskum z roku 2016 od spoločnosti Bluecore [7] ukazuje, že email je stále populárny aj u mladších generácií, hlavne na formálnu komunikáciu.

V tomto výskume boli spotrebitelia pýtaní, akú formu komunikácie preferujú pri komunikácii so značkami (internetovými obchodmi, na firemnú komunikáciu a celkovo formálnu komunikáciu). Prevažná časť opýtaných si vybrala email (68%).



Obr. 1: Akú formu komunikácie preferujete na formálnu komunikáciu?

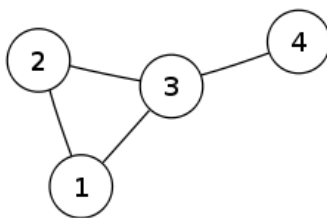
4 Definície a klasifikácie

V tejto kapitole popisujem všetky teoretické pojmy a metódy, ktoré v tejto práci spomínam a používam. V tejto kapitole budem používať matematické názvy podľa kontextu, v ktorom sa budem nachádzať.

4.1 Graf

- **Neorientovaný graf**

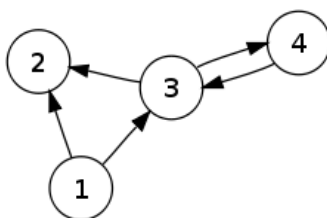
Neorientovaným grafom rozumieme usporiadanú dvojicu $G = (V, E)$, kde V je neprázdna množina *vrcholov* a E je neprázdna množina *hrán* - množina (niektorých) dvojprvkových podmnožín množiny V .



Obr. 2: Neorientovaný graf

- **Orientovaný graf**

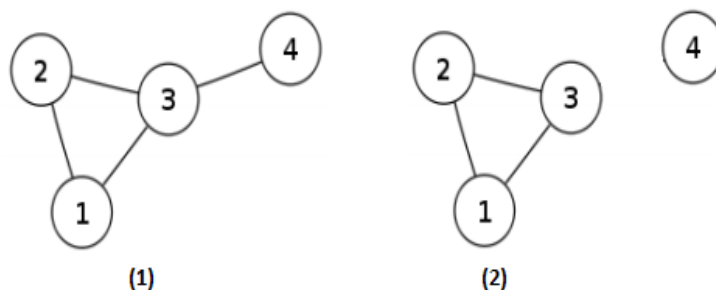
Orientovaným grafom rozumieme usporiadanú dvojicu $G = (V, E)$, kde V je množina *vrcholov* a množina orientovaných *hrán* je $E \subseteq V \times V$.



Obr. 3: Orientovaný graf

4.2 Súvislosť grafu

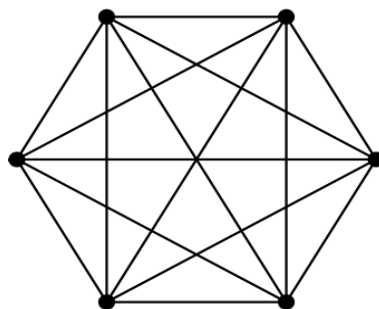
Hovoríme, že vrchol v je *dosiahnuteľný* z vrcholu u , ak v grafe existuje sled z vrcholu u do vrcholu v . Graf nazveme *súvislý*, ak pre každé dva vrcholy u, v je vrchol v dosiahnuteľný z vrcholu u . V opačnom prípade je graf *nesúvislý*.



Obr. 4: Súvislý (1) a nesúvislý graf (2)

4.3 Úplný graf

Úplný graf na n vrcholech je neorientovaný graf, ktorý má hranu medzi každými dvoma vrcholmi. Počet jeho hrán je $m = n(n - 1)/2$.



Obr. 5: Úplný graf

4.4 Stupeň vrcholu

Stupeň vrcholu je počet vrcholov spojených s týmto vrcholom hranou, inými slovami: počet jeho susedov. V orientovanom grafe sa ešte rozlišuje vstupný a výstupný stupeň vrcholu podľa toho, koľko hrán z vrcholu vychádza alebo do neho vchádza.

4.5 Cesta

Cesta je postupnosť vrcholov v grafe taká, že medzi každými dvoma vrcholmi cesty je hrana a vrcholy sa neopakujú. V orientovaných grafoch sa ešte rozlišuje smer cesty, pričom orientácia hrán je stále rovnaká. Dĺžka cesty je počet hrán, ktoré obsahuje.

4.6 Uzavretá cesta

Uzavrená cesta, kružnica v neorientovanom a cyklus v orientovanom grafe, je cesta, ktorá začína a končí v rovnakom uzle.

4.7 Komponenta grafu

Komponenta grafu je súvislá časť grafu a medzi vrcholmi z rôznych komponent neexistuje žiadna hrana.

4.8 Metriky

V tejto časti popisujem metriky, ktoré v rámci identifikácie rolí v sieti používam. Ďalšie informácie o metrikách, ich praktickom využití a ich ďalších variantách sú zhrnuté v kapitole 6.2.

4.8.1 Closeness centrality (Centralita blízkosti)

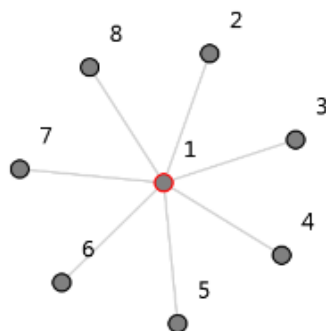
Táto centralita meria dôležitosť vrcholu grafu podľa priemernej hodnoty vzdialenosti od všetkých ostatných vrcholov v sieti. Aby dôležité vrcholy mali vyššie číslo, je táto centralita počítaná ako inverzná hodnota tohto priemeru. Vrchol dôležitý podľa tejto metriky môže mať dobrý prístup k informáciám o ostatných vrchoch alebo naopak môže ostatné vrcholy rýchlejšie ovplyvňovať.

Priemernú vzdialenosť vrcholu x_i od ostatných vrcholov možno formálne zapísať ako $l_i = \frac{1}{n} \sum_j d_{ij}$, kde n je počet vrcholov v grafe a d_{ij} je najkratšia cesta medzi vrcholmi x_i a x_j . Centralita je potom $C_i = \frac{1}{l_i}$.

4.8.2 Betweenness centrality (Centralita medzilahlosti)

Táto centralita sa odlišuje od ostatných uvedených. Jej hodnota pre vrchol je počet najkratších ciest medzi každými dvoma vrcholmi v grafe, na ktorých hodnotený vrchol leží. Pokiaľ medzi vrcholmi v sieti tečú nejaké informácie alebo sa posielajú správy, hodnota tejto metriky vyjadruje, aké množstvo informácií cez daný vrchol prejde. Táto centralita je tiež názorný príklad toho, že každá metrika počíta dôležitosť vrcholu úplne inak. Vrchol s vysokou centralitou medzilahlosti môže mať malý stupeň a nemusí ležať blízko ostatných vrcholov, stačí, keď cez neho prechádza veľa najkratších ciest. To môže nastať, pokiaľ vrchol je most medzi dvoma alebo viacerými komponentami v grafe, v extrémnom prípade pokiaľ je v strede grafu v tvare hviezdy (viď obrázok).

Betweeness vrcholu x_i možno spočítať ako $B_i = \sum_{st} \frac{n_{st}^i}{g_{st}}$, kde g_{st} je počet všetkých najkratších ciest medzi vrcholmi x_i a x_j a n_{st}^i je počet najkratších ciest, ktoré navyiac vedú cez vrchol x_i .



Obr. 6: Graf v tvare hviezd

4.8.3 Modularita

Modularita je metrika, ktorá udáva rozdiel medzi počtom existujúcich hrán medzi vrcholmi rovnakého typu a počtom takých hrán v náhodne vytvorenom grafe v pomere ku všetkým existujúcim hranám. Vrcholy rovnakého typu sú tie, ktoré patria alebo majú patriť do rovnakej skupiny alebo triedy (komunity).

$$Q = \frac{1}{2m} \sum_{i,j} \left[A_{ij} - \frac{d_i d_j}{2m} \right] \delta(c_i, c_j)$$

Def: Modularita

5 Sociálna sieť

Sociálna sieť je množina sociálnych subjektov (uzly siete, spravidla jednotlivci alebo organizácie), ktoré sú prepojené jedným, alebo viacerými špecifickými druhmi vzájomnej závislosti, ako sú príbuzenstvo, priateľstvo, vzájomnosť, vízie, odpor, konflikt, obchod a pod. Sociálna sieť z pohľadu teórie grafov je definovaná ako graf $G(V, E)$, kde V je množina entít (uzlov) a E je množina vzťahov (hrán) medzi týmito entitami.

Entity grafu môžu byť rôzne (zákazníci, jednotlivci, webové stránky, bankové účty, kreditné karty, produkty). Nie je pravidlom, že len sociálna sieť ako ju pozná mnoho ľudí je sociálnou sieťou aj formálne. Prvky sociálnej siete môže mať napríklad aj skupina spolupracujúcich ľudí.

5.1 História sociálnych sietí

Pod pojmom sociálna sieť si väčšina ľudí v dnešnej dobe predstaví služby ako *Facebook*, *Twitter* a pod. Tento pojem ale vznikol dlho pred vznikom internetu a dnešných sociálnych sietí. Prívlastok sociálny, ktorý sa v dnešnej dobe často vynecháva, je dôsledkom pôvodu analýzy sociálnych sietí. V druhej polovici 20. storočia sa simultánne v rôznych oblastiach skúmania vzťahov a chovania objavil nový pohľad na vzťahy medzi sociálnymi jednotkami a to ako na sieť, graf. Preto prví predstavitelia analýzy sociálnych sietí boli pôvodne sociológovia alebo psychológovia (napríklad Moreno, Cartwright, Newcomb, Bavelas) a antropológovia (Barnes, Mitchell). Prvé použitie termínu "sociálna sieť" sa pripisuje Barnesovi (1954).

V 30. rokoch 20. storočia psychiater Moreno rozvíjal sociometriu, predchodcu dnešnej analýzy sociálnych sietí. Vypytoval sa ľudí na priateľské vzťahy a skúmal, ako tieto vzťahy ovplyvňujú ich chovanie. Potom vynašiel (sám to tvrdil) tzv. *sociogram*, čo je diagram reprezentujúci ľudí ako body a vzťahy medzi ľuďmi ako úsečky, teda dnešnú sociálnu sieť. Tento pojem sa ale začal používať až neskôr. Pomocou neho hľadal výrazné a izolované osoby v spoločnosti.

Zhruba o 20 rokov neskôr antropológ Barnes začal skúmať, ako ovplyvnia vzťahy medzi ľuďmi nielen jednotlivcov, ale aj spoločnosť ako celok a zameral sa na štúdium skupín, komún. Na práci Barnes a jeho spolupracovníkov nadviazala na Univerzite na Harvarde skupina vedená Harrisom Whitom. Tá začala budovať matematickú teóriu okolo dôležitejších pojmov zo sociálnych vied a umožnila tieto javy matematicky vyjadriť, merať a modelovať.

V druhej polovici 20. storočia sa rozšírilo povedomie o sociálnych sieťach a metódy sa začali používať aj v ďalších oboroch ako ekonómia, biológia, doprava atď.

5.2 Analýza sociálnych sietí

Analýza sociálnych sietí je interdisciplinárna veda s koreňmi v sociológii, psychológii, štatistike a teórii grafov. Analýza sociálnej siete chápe sociálnu sieť ako systém prepojenia uzlov (individuálnych aktérov) prostredníctvom hrán (ich vzťahov). Možno teda povedať, že nadväzuje na matematickú teóriu grafov a metódy sieťovej analýzy. Výsledkom analýzy môže teda byť mapa

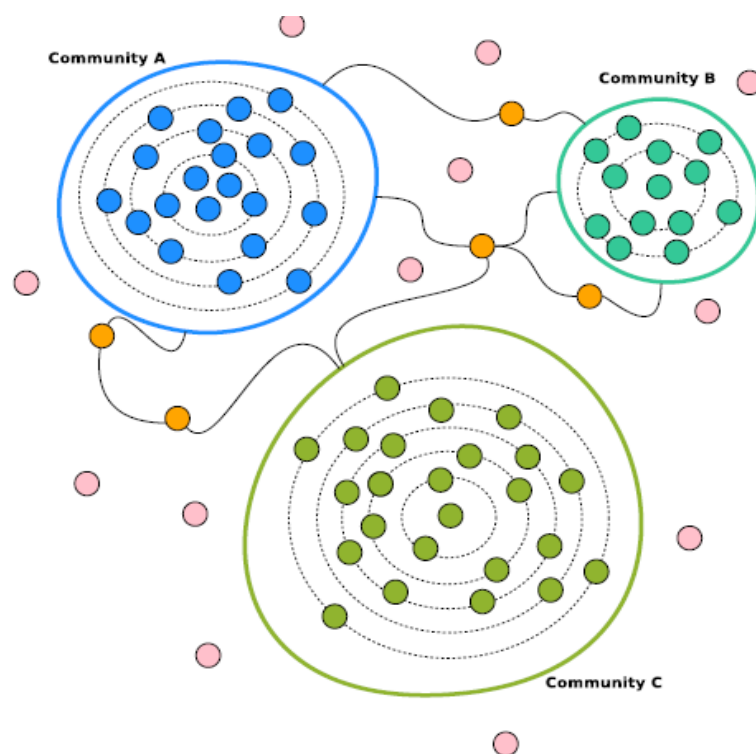
graficky znázorňujúca všetky prvky skúmaného sociálneho systému a ich vzťahy (resp. vybrané charakteristiky jednotlivých vzťahov vyjadrené vhodným spôsobom graficky). Charakteristikou môže byť napríklad vzájomná sympatia či antipatia alebo pravidelná vzájomná komunikácia alebo spolupráca.

Analýza sociálnych sietí vystupuje napríklad ako základná technika v rámci modernej sociológie, antropológie, sociálnej lingvistiky, geografie, sociálnej psychológie, ekonómie a biológie rovnako ako populárna téma pre výskum.

5.3 Komunity v sociálnych sieťach

Sociálne siete sú riedke grafy zložené z hustých podgrfov. Tieto husté podgrafy sú nazývané komunity. Najčastejšia definícia komunity: *Komunita je zhuk uzlov, kde počet vnútorných hrán v komunite je väčší ako počet vnokajších hrán – mimo komunity.* [8]

Algoritmy pre dolovanie komunit sú založené na spojoch medzi uzlami, ktoré naznačujú spojenie dvoch entít. Napr. SCAN (Structural Clustering Algorithm for Networks) je metóda pre detekciu komunit v súvislosti na to, ako uzly zdieľajú svojich susedov len s ohľadom na priame spojenie. Teda ak sú dva uzly spojené a tiež zdieľajú rozumné množstvo ich susedov, patria do rovnakej komunity.



Obr. 7: Sieť s viacerými komunitami

5.4 Detekcia komunít

Detekcia komunít je proces identifikácie zhlukov uzlov siete silne prepojených medzi sebou a menej silne prepojených so zvyškom siete. Detekcia komunít v grafoch má za cieľ identifikovať moduly a ich prípadnú hierarchickú organizáciu.

Problém detekcie komunít vyžaduje rozdelenie siete do komunít husto prepojených uzlov, pričom uzly patriace do odlišných komunít sú len slabo prepojené. Presné formulácie tohto optimalizačného problému sú známe ako výpočtovo neriešiteľné. Vyhľadávanie rýchlych algoritmov pritiahlo veľký záujem vďaka zvyšujúcej sa dostupnosti rozsiahlych sieťových dátových súborov a vplyvu sietí na každodenný život. Môžeme rozlišovať niekoľko typov algoritmov detekcie komunít: *rozdeľovacie* algoritmy - tie detekujú spojenie vnútri siete a postupne ich odstraňujú zo siete, *aglomeratívne* algoritmy - zlučujú podobné uzly a postupne komunity podľa spoločných črt a *optimalizačné* metódy sú postavené na maximalizácii objektívnej funkcie. Kvalita rozdielov vyplývajúcich z týchto metód sa často meria takzvanou modularitou. Je to hodnota v intervale od -1 do 1, ktorá meria hustotu spojov vnútri komunít v porovnaní s prepojeniami medzi komunitami.

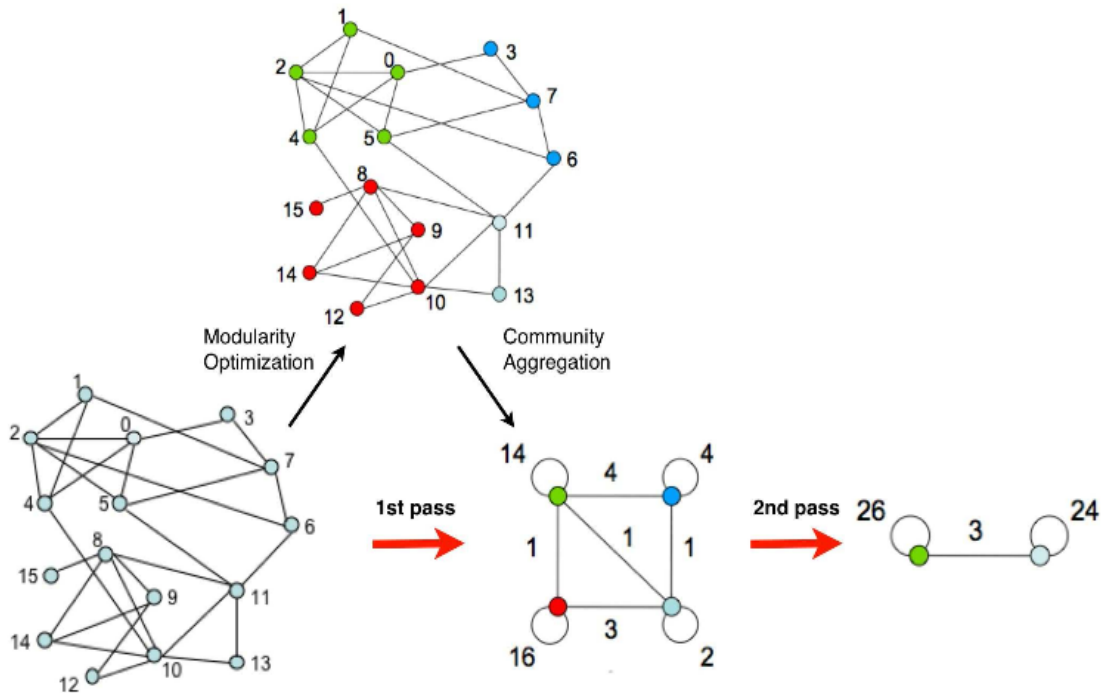
5.4.1 Louvainov algoritmus pre detekciu komunít

Veľmi obľúbeným a rýchlym algoritmom pre detekciu komunít je Louvainova metóda, ktorú navrhli Blondel, Guillaume, Lambiotte a Lefebvre [9]. Je to jednoduchá metóda pre extrakciu komunitnej štruktúry veľkých sietí. Je to heuristická metóda, ktorá je postavená na optimalizácii modularity. Je preukázané, že prekoná všetky ostatné známe metódy detekcie komunít, pokiaľ ide o čas výpočtu. Navyše kvalita detekovaných komunít je veľmi dobrá.

Výpočet algoritmu je rozdelený do dvoch fáz, ktoré sa iteratívne opakujú. Predpokladajme, že začíname s váženou sieťou s N uzlami. Ako prvé označíme každý uzol siete inou komunitou. Takže v tomto prvotnom rozdelení je toľko komunít, ako je uzlov. Potom pre každý uzol i uvažujeme susedov j a vyhodnotíme prírastok modularity, ktorý by nastal, ak z i sme odstránili uzol i z jeho komunity a priradili by sme ho do komunity uzla j . Uzol i je potom vložený do komunity, pre ktorú je tento prírastok najvyšší, ale len ak je tento prírastok kladný. Ak nie je možný žiadny kladný prírastok, uzol i ostáva vo svojej komunite. Tento proces je aplikovaný opätovne a sekvenčne pre všetky uzly kým sa nedosiahne žiadne zlepšenie a prvá fáza je kompletná. Prvá fáza končí, keď je dosiahnuté lokálne maximum modularity, keď žiadny uzol už nemôže zlepšiť modularitu. Je taktiež dôležité, že výstup algoritmu závisí na postupe, v ktorom sú uzly brané do úvahy. Výsledky algoritmu ale naznačujú, že usporiadanie uzlov nemá významný vplyv na získanú modularitu. Zoradenie však môže ovplyvniť výpočtový čas. Problém pri výbere objednávky preto stojí za to študovať, pretože by mohol poskytnúť dobrú heuristiku na zvýšenie výpočtového času.

Druhá fáza algoritmu spočíva vo vytvorení novej siete, ktorej uzly sú komunity nájdené počas prvej fázy algoritmu. K tomu, aby sa nová sieť vytvorila, váhy spojení medzi novými uzlami sú

dané sumou váh prepojení medzi uzlami korešpondujúcich dvoch komunit. Spojenia medzi uzlami tej istej komunity vedú k slučkám v novej sieti. Keď je druhá fáza kompletná, je možné znovu aplikovať prvú fázu algoritmu na výslednú väženú sieť a proces opakovať. Pri konštrukcii sa počet komunit znižuje pri každom priechode. Proces sa opakuje, kým nie sú žiadne ďalšie zmeny a dosiahne sa maximálna modularita.

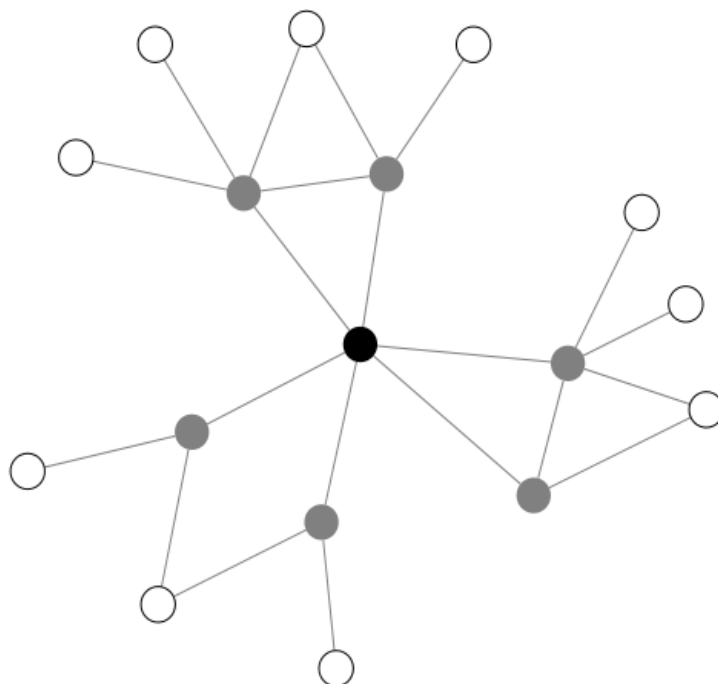


Obr. 8: Vizualizácia krokov Louvainovho algoritmu.

Každý priechod je tvorený dvomi fázami: prvá, kde je modularita optimalizovaná tým, že umožňuje len miestne zmeny komunit a druhá, kde nájdené komunity sú agregované tak, aby bolo možné vytvoriť sieť komunit. Priechody sú opakované iteratívne kým nie je možný žiadny nárast modularity.

5.5 Ego sieť

Ego sieť je sieť tvorená uzlami, ktoré sa nazývajú aj *alter* uzlami, ktoré sa formujú okolo určitého uzla, ktorý sa nazýva *ego*. Toto ego sa niekedy zo siete vynecháva za účelom analýzy zmien siete. To závisí od danej analýzy. [?]. Ego je individuálny ústredný uzol. Sieť môže mať toľko ég, koľko má uzlov. Egá môžu byť osoby, skupiny, organizácie alebo celé spoločnosti.



Obr. 9: Príklad ego siete.

5.5.1 Konštrukcia ego siete

V tejto práci konštruujem ego sieť tak, že k uzlu, ktorý bol vybraný ako ego, sa pridajú hrany tak, aby spájali doposiaľ neprepojené komponenty siete. To môže pomôcť k analýze toho, či by sa daný človek hodil do vodcovskej pozície na základe jeho starých spojení. To, že sú k nemu pridané nové spojenia by bolo prirodzené, ak by sa daný jednotlivec dostal naozaj do vodcovskej (alebo inak egocentrickej) role. Príkladom môže byť napríklad to, keď sa v spoločnosti hľadá nový projektový manažér a z danej siete môžeme detekovať, či sa človek s danými vlohami nenachádza aj v aktuálnom tíme na nižšej pozícii.

6 Metódy analýzy sociálnych sietí

6.1 SSRM - Framework pre detekciu štrukturálnych rolí v sociálnych sieťach

Afra Abnar, Mansoureh Takaffoli, Reihaneh Rabbany, Osmar R. Zaiane [5] definovali *Structural social role mining framework*, ktorý je navrhnutý pre identifikáciu štrukturálnych rolí, pre identifikáciu zmien v sieti a analýzu dopadu zmien na sieť. Definujú základné sociálne roly v sieti (menovite Leader, Outermost, Mediator, Outsider).

6.1.1 Rola v kontexte SSRM

Sociálna rola je síce základný sociologický pojem, ale stále neexistuje žiadny konsenzus v jej definícii. Podľa SSRM je rola je považovaná za pozíciu jednotlivca v spoločnosti. Informácie o sociálnej sieti sú kategorizované do štrukturálnych a neštrukturálnych vlastností. Štrukturálne vlastnosti sú príbuzné ku konštrukcii grafu ako sú spojenia entít (hrany), štruktúra susedov a pozícia entity v tejto štruktúre. Ale neštrukturálne vlastnosti sú ostatné informácie, ktoré neodrážajú konštrukciu grafu ako atribúty entít a spojení. SSRM definuje rolu v sieti ako: Rola entity v sieti je to, ako sa entita správa voči ostatným a jej vplyv na atribúty a štruktúry ostatných entít.

6.1.2 Roly definované v SSRM

Ľudské siete sú vnútorne zložené z viacerých komunít. V sociálnej sieti s viacerými komunitami, vlastnosti uzlov kolíšu podľa toho, či je existencia komunít dostatočná alebo zanedbateľná. Z pohľadu sociálnej siete, uzol môže byť centrom celej siete, ale nie centrom v jeho komunite. SSRM sa teda zameriava na štúdium sociálnych sietí s predpokladom existencie komunít v sieti, ako jej základnej črty.

V sociálnych sieťach môžu byť komunity explicitné alebo implicitné. Explicitné komunity sú postavené nezávisle na jej členoch a sú založené na množine pravidiel. V tomto prípade, ľudia sa stanú členmi tejto komunity častejšie až po zformovaní komunity. Zamestnanci firmy alebo študenti sú príkladom dvoch explicitných komunít. Zatiaľ čo formácia implicitných komunít ťažko závisí na jej členoch a spojeniach. Tým pádom neexistuje žiadna externá podmienka na vybudovanie implicitnej komunity. Implicitné komunity sú postavené postupne ako sa ľudia spoločne stretávajú. Napríklad, skupina priateľov, v ktorej nie je žiadne pravidlo pre správanie sa jednotlivcov, je príklad implicitnej komunity. V oboch prípadoch explicitnej aj implicitnej komunity, by mali existovať aj špeciálni jednotlivci, ktorí tieto komunity manažujú a kontrolujú. Napríklad v školskej triede je to učiteľ alebo inštruktor. Pre firmu to je manažér vo vedení a pre skupinu priateľov je to zase človek, ktorého komunikačné schopnosti prinášajú ďalších členov alebo posilňujú vzťahy medzi tými stálymi. Títo dôležití jednotlivci sú ešte viac výrazní, keď je komunita obrovská.

Podľa toho SSRM framework definuje pre jednotlivcov v sociálnej sieti určité roly podľa ich vzťahov a pozícií v komunitách až po ich interakcie s ostatnými jednotlivcami. Z perspektívy komunit, v sieti existujú jednotlivci niekoľkých typov:

- so žiadnym vzťahom ku nejakej komunite
- so spojením s viacerými komunitami
- dôležitý členovia komunity
- bežný členovia komunity, ktorí formujú väčšinu
- nedôležitý členovia komunity, ktorí nemajú na komunitu pozorovateľný efekt

Na základe týchto poznatkov SSRM definuje štyri základné roly - **leader**, **mediator**, **outermost** a **outsider**.

6.1.2.1 Leader

Sú mimoriadni jednotlivci v zmysle centrality alebo významu v každej komunite. V reálnom svete bývajú títo členovia siete veliteľmi, riaditeľmi, manažérmi, vládcami, prezidentami, autoritami, administrátormi atd.

6.1.2.2 Outermost

Je to časť menej dôležitých jednotlivcov v každej komunite, ktorých vplyv a efekt na komunitu sú nižšie ako vplyv väčšiny členov komunity. Miesta, kde sa môže outermost v sieti nachádzať sú periférie alebo hranice grafu.

6.1.2.3 Mediator

Sú to jednotlivci, ktorí zohrávajú dôležitú rolu v spojení komunit v medzi sebou. Fungujú ako mosty medzi odlišnými komunitami. Do tejto skupiny patria vyjednávači, sprostredkovatelia alebo aj rozbočovače v sieti.

6.1.2.4 Outsider

Sú to jednotlivci, ktorí nie sú spojení so žiadnou komunitou v sieti. Buď majú takmer rovnaké prepojenie k rôznym komunitám alebo majú len veľmi slabé väzby na komunity.

6.2 Identifikácia štrukturálnych sociálnych rolí

Majúc sieť s komunitami explicitne známymi alebo extrahovanými nejakým dolovacím algoritmom, následne popisujem metodológie pre identifikovanie definovaných štrukturálnych rolí.

6.2.0.1 Outsider

Najviac priamočiarou rolou pre identifikáciu je outsider. Je to jednotlivec, ktorý v sieti nepatrí do žiadnej komunity. Identifikácia tejto roly je tak celkom priamočiara.

6.2.1 Leader

Leader je v každej komunite výnimočný centrálny člen. Pre identifikovanie takýchto uzlov SSRM využíva metriku *closeness centrality*.

6.2.1.1 Closeness centrality (Centralita blízkosti)

V súvislom grafe closeness centrality uzlu je metrika centrality v sieti, vypočítaná ako súčet dĺžok najkratsích ciest medzi uzlom a všetkými ostatnými uzlami v grafe. Čiže čím viac je uzol centrálnější, tým bližšie je k ostatným uzlom.

$$C_i = \frac{1}{l_i} = \frac{n}{\sum_j d_{ij}}$$

Def: Closeness centrality

Pre každý uzol sa stanoví hodnota closeness centrality. Hodnoty closeness centrality sú blízke notmálnemu rozdeleniu, v ktorom 95% populácie dát patrí do intervalu $[\mu - 2 \cdot \sigma, \mu + 2 \cdot \sigma]$

Leadri ležia na hornom chvoste distribučnej funkcie, a teda horný interval použijeme pre identifikovanie leadrov. A teda uzly, ktoré majú väčšiu hodnotu closeness centrality ako krajná hodnota tohto intervalu, sú identifikovaní ako leadri.

6.2.2 Outermost

Podobne ako pri role *Leader* pre identifikovanie outermostov sa využíva metrika closeness centrality. Outermosti budú ležať však na spodnom chvoste distribučnej funkcie closeness centrality.

A tak teda uzly, ktoré majú hodnotu closeness centrality nižšiu ako $[\mu - 2 \cdot \sigma]$, sú outermosti.

6.2.3 Mediator

Rolu mediator zastávajú tí jednotlivci, ktorí spájajú viacero komunít a sú tzv. spojmy medzi komunitami.

Pre identifikáciu mediátorov sa definujú metriky založené na metrike betweeness centrality a to: *LBetweeness* - *LBC* a *CBetweeness* - *CBC* a ďalej metriky, ktoré vyjadrujú koľko rozdielnych komunít uzol spája: *DSCount* a *DSPair*.

6.2.3.1 LBeweeness

LPath - Pred definíciou *LBetweeness* je potrebné definovať *LPath* a to nasledovne: *LPath* je množina všetkých najkratsích ciest medzi lídrami dvoch rozdielnych komunít.

$$LPath = l | startNode(l) \in leaderSet(c_i) \wedge endNode(l) \in leaderSet(c_j) \wedge c_i \neq c_j$$

Def: Lpath

LBetweenness centralita pre uzol v - $LBX(v)$ je počet jedinečných LPath ktoré obsahujú v .

Ak pre každú cestu $p \in LPath$ definujeme $I_l(p, v) = 1$ ak v leží na p , inak $I_l(p, v) = 0$ potom:

$$LB(v) = \sum_{p \in LPath} I_l(p, v)$$

Def: LBetweenness

6.2.3.2 CBetweenness

CBetweenness počíta počet najkratších ciest medzi rozdielnymi komunitami. s_p a e_p označujú štartovací a koncový uzol najkratšej cesty p . Taktiež c_v označuje komunitu, do ktorej uzol v patrí. Množina všetkých najkratších ciest, ktoré spájajú rozdielne komunity: $CPaths = \{p | c_{s_p} \neq c_{e_p}\}$. Taktiež definujeme $I_p(p, v) = 1$ ak v leží na ceste p a 0 keď neleží.

$$CB(v) = \frac{1}{2} \sum_{p \in CPaths} I_p(p, v)$$

Def: CBetweenness

6.2.3.3 Normalizovaná verzia CBetweenness

Pravdepodobnosť nájdania viac viditeľných mediátorov vo väčších komunitách je väčšia v porovnaní s menšími komunitami. Táto situácia sa stáva, pretože vo väčších komunitách je pochopiteľne viac uzlov, čo vedie k viacerým najkratším cestám medzi nimi. Pre kompenzáciu tohoto efektu je definovaná normalizovaná verzia CBC :

$$NBC(v) = \frac{1}{2} \sum_{p \in CPaths} \frac{I_p(p, v)}{\min(|c_{s_p}|, |c_{e_p}|)}$$

Def: Normalizovaná verzia CBetweenness

Navrhnuté metriky CBC a LBC sú nevyhnutné pre identifikovanie mediátorov, ale nie sú dostatočné. Napríklad pre sieť pozostávajúcu z desiatich komunít a dvoch mediátorov M_1 a M_2 , kde oba ležia na sto najkratších cestách medzi komunitami majú oba rovnaké hodnoty CBC . Kdežto M_1 spája dve rozdielne komunity, kým M_2 spája všetkých 10. Pri takomto scenári M_2 spája komunity viac globálne a mal by byť skôr posudzovaný ako mediátor ako M_1 . A tak

SSRM definuje tzv. metriku **skóre rozmanitosti**, ktorá označuje rozdielne komunity, ktoré sú prepojené cez uzol.

6.2.3.4 Skóre rozmanitosti

Táto metrika ukazuje koľko rozdielnych komunít je spojených cez špecifický uzol v . Túto metriku definujeme v dvoch variantach:

1. **DSCount** - je definovaný ako počet rozdielnych komunít, ktoré sú spojené daným uzlom. Nech $I_d(c_i, v) = 1$ ak $\exists p \in CPaths : s_p \in c_i \wedge v \in p$. Potom DSCount uzla v je definované ako:

$$DS_{count}(v) = \frac{1}{2} \sum_{c_i} I_d(c_i, v)$$

Def: DSCount

2. **DSPair** - Skóre rozmanitosti môže byť definované ako počet párov komunít, ktoré majú najmenej jednu najkratšiu cestu medzi ich členmi, ktoré prechádzajú uzlom v . Definujeme $I_d(c_i, c_j, v) = 1$ ak $\exists p \in CPaths : s_p \in c_i \wedge e_p \in c_j \wedge v \in p$

$$DS_{pair}(v) = \frac{1}{2} \sum_{c_i} \sum_{c_j \neq c_i} I_d(c_i, c_j, v)$$

Def: DSPair

Aj keď viac mediátorov môže mať rovnaké hodnoty jednotlivých metrík, môžu sa odlišovať napríklad v počte komunít, ktoré spájajú. *SSRM* to berie do úvahy a definuje tzv. *mediacy score* ako násobok normalizovanej CBetweeness a skóra rozmanitosti:

$$MS(v) = NCB(v) \cdot DS_{count}(v)$$

Def: Mediacy score

6.3 Brokerage roly

Jednoducho povedané, *brokerage* sa vyskytuje tam, keď jeden aktér siete poskytuje most medzi dvoma inými aktérmi, ktorí medzi sebou inak prepojení nie sú. Koncept *brokerage* rôl bol použitý vo veľmi veľa iných kontextoch, záleží len na jeho formalizácii. Aj keď je *brokerage* tradične konceptualizovaný ako dynamický fenomén, identifikácia *brokerage* rôl sa často využíva aj v oblasti statických spoločenských vzťahov.

Jedným známym kontextom pre *brokerage* je prípad obchodných vzťahov. V tomto prostredí, títo jednotlivci alebo organizácie, politické entity, ktorí boli schopní previezť tovar z jedného

miesta na druhé a kontrolovať ich rozšírenie, zohrávali kľúčovú rolu v udržiavaní obchodu na regionálnej a kontinentálnej úrovni. Sprostredkovaním kontaktov medzi vzdialené tretie strany (ktoré si nemôžu vmeniť informácie inak), títo aktéri povolili uvoľnenie kritických, priestorovo lokalizovaných zdrojov naprieč rozľahlým územím, čo usnadňovalo rast zložitejších spoločností. Kým *brokerage* vo výmenných sieťach má dôležité systematické následky, jeho efekt na individuálnej úrovni bol oceňovaný viac intenzívne sociológmi (napr. v [10] [11] [12]).

Je zrejmé, že *brokerage* sa môže vyskytnúť v mnohých nastaveniach a povaha *brokerage* procesu samotného sa líši od kontextu. Vširšom zmysle tento proces spadá pod tri triedy - *transfer brokerage*, v ktorom *broker (ego)* vedie informácie a iné zdroje od jedného jednotlivca k druhému, ktorí nie sú priamo prepojení. Potom *matchmaking brokerage*, v ktorom ego predstavuje alebo inak umožňuje spojenie jedného jednotlivca k druhému a nakoniec *coordination brokerage*, v ktorom ego usmerňuje kroky ostatných a tak vyriešia svoje závislosti bez toho, aby museli byť priamo prepojení.

Brokerage je stav alebo situácia, v ktorej účastník spája inak neprepojených účastníkov alebo zaplňuje medzery alebo diery v sieti. [10] Na obrázku je *broker* alebo aj *spostredkovateľ* zastúpený čiernym uzlom, ktorý vyplňuje dieru v sieti alebo spojuje ostatných jednotlivcov reprezentovaných bielymi uzlami, ktoré predtým neboli navzájom prepojené priamo.



Obr. 10: Príklad brokerage procesu

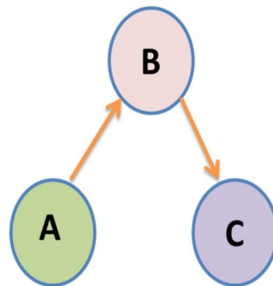
Broker môže prepojiť oddelené oblasti siete sociálnymi, ekonomickými alebo politickými aspektami a preto je jediný, kto má prístup k ceneným informáciám a zdrojom z rôznych oblastí siete. *Brokerage* je mechanizmus, ktorý umožňuje izolovaným či neprepojeným členom siete zdieľať informácie a zdroje a ekonomicky, politicky či spoločensky ovplyvňovať. [13]

Práve kvôli spojeniu a kontrole nad jedinečnými informáciami a zdrojmi medzi neprepojenými účastníkmi siete má aktér, ktorý zohráva rolu sprostredkovateľa (*broker*) v sieti väčší prístup k informáciám a zdrojom v porovnaní s tými, ktorí sprostredkovateľmi nie sú. *Broker* (sprostredkovateľ) môže ťažiť z tejto kontroly nad informáciami a zdrojmi, môže sa stať silnejší v sieti a môže vykazovať zvýšenú efektivitu vo svojej práci. [13]

Detailnejšiu kategorizáciu *Brokerage* rôl predstavili Gould a Fernandez [10], kde predstavili koncept *brokerage* typológie. Táto typológia delí *brokerage* do piatich typov na základe smeru toku informácií - tokov v sieti - a rozdeľuje aktérov do vzájomne sa vylučujúcich skupín, tried alebo organizácií. Typy sprostredkovateľov sú *liaison*, *itinerant*, *coordinator*, *gatepeeker* a *representative*.

6.3.1 Liaison

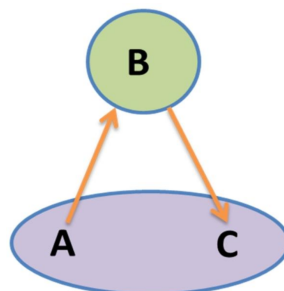
Liaison brokerage je *broker* spojenie medzi dvoma rozdielnymi skupinami, do ktorých on nepatrí. Na obrázku je *broker* (B) spojený s dvoma skupinami (A a C), ale nie je súčasťou ani jednej tejto skupiny.



Obr. 11: Liaison brokerage

6.3.2 Itinerant

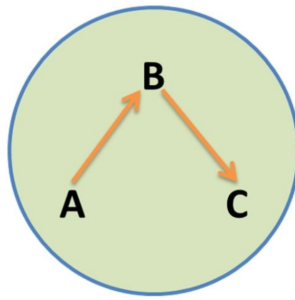
Pri tomto type *brokerage* roly dvaja neprepojení aktéri (A a C) patria do jednej skupiny, kým *broker* (B) patrí do inej skupiny. *Itinerant brokerage* je tiež nazývaný *consultant brokerage*, pretože broker sa chová ako konzultant pre oboch nespojených aktérov tej istej skupiny.



Obr. 12: Itinerant brokerage

6.3.3 Coordinator

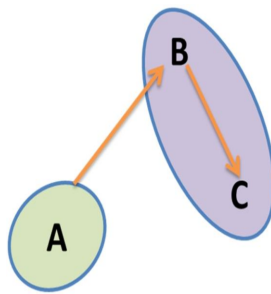
V role *coordinator* všetci traja aktéri patria do rovnakej skupiny a sprostredkovanie informácií a zdrojov sa deje v rámci skupiny.



Obr. 13: Coordinator brokerage

6.3.4 Gatepeeker

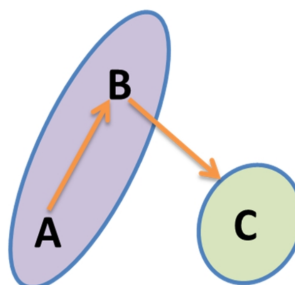
V tomto type *brokerage* roly *broker*(B) a jeden z dvoch neprepojených aktérov (C) patria do jednej skupiny, kým iný neprepojený aktér (A) patrí do rozdielnej skupiny. *Broker* tohto typu kontroluje prichádzajúce informácie a zdroje v rámci jeho skupiny a robí rozhodnutia a tom, či majú alebo nemajú neprepojení aktéri v skupine prístup k informáciám a zdrojom.



Obr. 14: Gatekeeper brokerage

6.3.5 Representative

Representative rola je podobná role *gatekeeper* role, *broker* (B) a jeden nespojený aktér (A) patria do jednej skupiny kým ten druhý nespojený aktér (C) patrí do inej rozdielnej skupiny, ale smer toku informácií alebo zdrojov je rozdielny.



Obr. 15: Representative brokerage

6.3.6 Identifikácia brokerage rolí

Päť typov *brokerage* rôl reprezentujú unikátne sociálne roly zapúzdzujúce elementárny aspekt aktérovej štrukturálnej pozície v danej sieti. Jeden jednotlivec však môže zohrávať viac *brokerage* rolí naraz. Preto Gould & Fernandez [15] kvantifikovali celkovú participáciu jednotlivca v *brokerage* rolách pomocou *brokerage* skóra. Formálne definovali *brokerage* v grafe reprezentujúcom asymetrickú reláciu R : Nech a je *broker* medzi b a c iba ak bRa , aRc a $a\overline{R}c$, kde bRa indikuje, že b je prepojené s a reláciou R a $b\overline{R}c$ je negácia bRc . S touto definíciou, *brokerage* skóre sa vypočíta súčtom počtu koľko krát táto podmienka platí pre špecifickú kombináciu spojenia aktérov. To znamená, že ak nejaký aktér x zohráva pozíciu *coordinator* dva krát a pozíciu *representative* tri krát, tak aktér bude mať skóre pre pozíciu *coordinator* = 2, pre pozíciu *representative* = 3 a jeho celkové *brokerage* skóre bude 5.

Formalizácia *brokerage* rolí podľa Goula a Fernandezu je definovaná pre siete, v ktorých sú spojenia (hrany) orientované, čiže reprezentujúce vzťahy, pre ktoré môžeme rozlíšiť odosielateľa a prijímateľa. Keďže v mojej koncepcii siete, kde jednotlivé uzly sú členovia tímu a hrana medzi nimi je práve vtedy, keď medzi nimi prebehla konverzácia, moja vytvorená sieť je neorientovaná. Zovšeobecnenie na neorientovanú sieť je celkom jasné; s takýmito dátami, každá hrana je považovaná za obojsmernú. Aj keď toto prináša jednu dôležitú zmenu originálnej formalizácie: v prípade neorientovaných vzťahov nemôžeme rozlíšiť rolu *gatepeeker* od roly *representative*, pretože neprítomnosť obojsmerných vzťahov redukuje tieto dve roly do jednej a *brokerage* skóre bude pre tieto dve roly identické. [14]

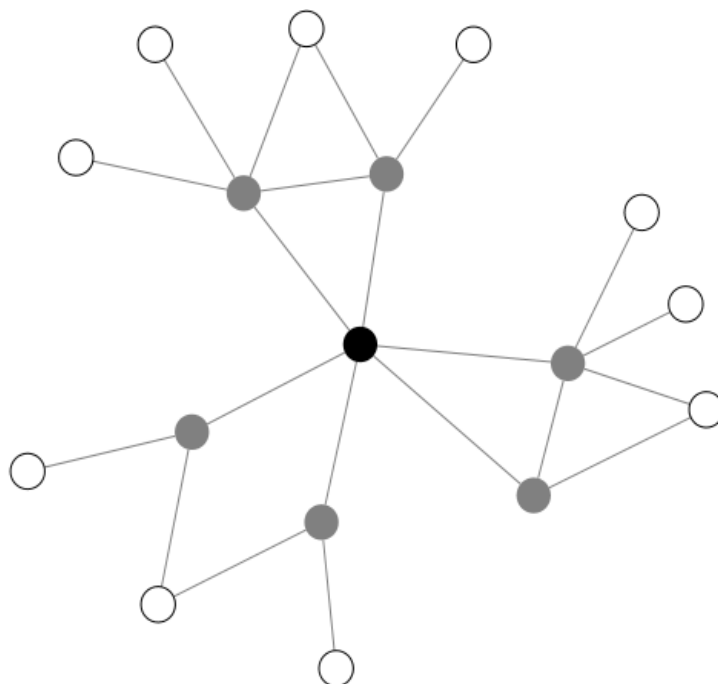
6.4 Analýza ega

Analýza ego sietí sa stáva stále viac dôležitou s rastom sietí. Je oveľa jednoduchšie v obrovských sieťach analyzovať ego a jeho okolie ako celú sieť ako celok. Napríklad ak jeden človek má priemerne 5 blízkych osôb, potom v meste s populáciou desať tisíc ľudí bude päťdesiat tisíc priateľských väzieb. A ak by sme chceli študovať známosti? Riešením by bol výber podmnožiny obyvateľov mesta a ich *alter* uzlov.

Ďalšou odpoveďou na otázku, prečo študovať ego siete, je to, že niekedy nás nezaujíma sieť ako celok alebo komunity a podobne, ale zaujímajú nás dôležití alebo inak zaujímaví jednotlivci (lídri, umelci, tínedžeri a pod.) Sieť ega je zaujímavá, pretože je zdrojom informácií, sociálnej podpory, prístupu ku zdrojom, vplyvu a ďalších faktorov.

6.4.1 Veľkosť ego siete

Veľkosť ego siete je jednoduchá, ale veľavravná charakteristika. Definuje ju stupeň ego uzla, alebo teda počet *alter* uzlov ega. Hovorí o sociálnej podpore, prístupu k informáciám a zdrojom.



Obr. 16: Veľkosť ega - stupeň uzla: 6

6.4.2 Kompozícia ego siete

Čo sa týka kompozície ego siete, môžeme sledovať podobnosť medzi egom a jeho *alter* uzlami. Pre reprezentáciu podobnosti sa používa *homofília*. Môžeme predpokladať, že existuje vzťah medzi nejakým javom a tým, či ego zdieľa so svojimi *alter* uzlami nejakú vlastnosť (profesia, vzdelanie a pod.) Napríklad je prirodzené, keď niekto, kto zastáva pozíciu CFO (Chief Financial Officer) je obklopený ľuďmi, ktorí riešia financie alebo napríklad politici bývajú obklopení členmi rovnakej politickej strany.

Pre identifikáciu homofílie som využila prítomnosť komunit v sieti a použila som *Krackhard-Sternov E-I index* [15].

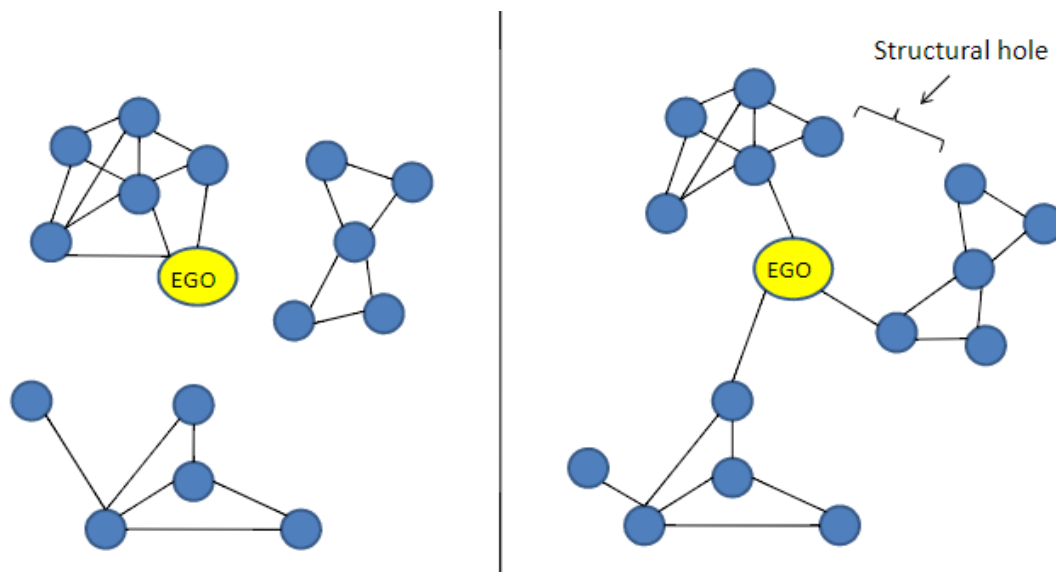
$$\frac{E-I}{E+I}$$

- E je počet spojení s členmi inej skupiny (komunity) I je počet spojení s členmi rovnakej skupiny (komunity)
- nadobúda hodnoty od -1(homofília) do +1(heterofília)

6.4.3 Štruktúra ego siete

Štruktúrálna analýza sa opiera o informácie, či existujú alebo neexistujú spojenia medzi *alter* uzlami ego uzla. Princíp spočíva v tom, že nedostatok spojení medzi *alter* uzlami môže priniesť určité benefity samotnému egu. Tento princíp sa v analýze sociálnych sietí nazýva princíp štruk-

turálnych dier (ang. *structural holes*). Medzi benefity, ktoré prinášajú štrukturálne diery egu patria prístup k novým informáciám, moci alebo k slobode.

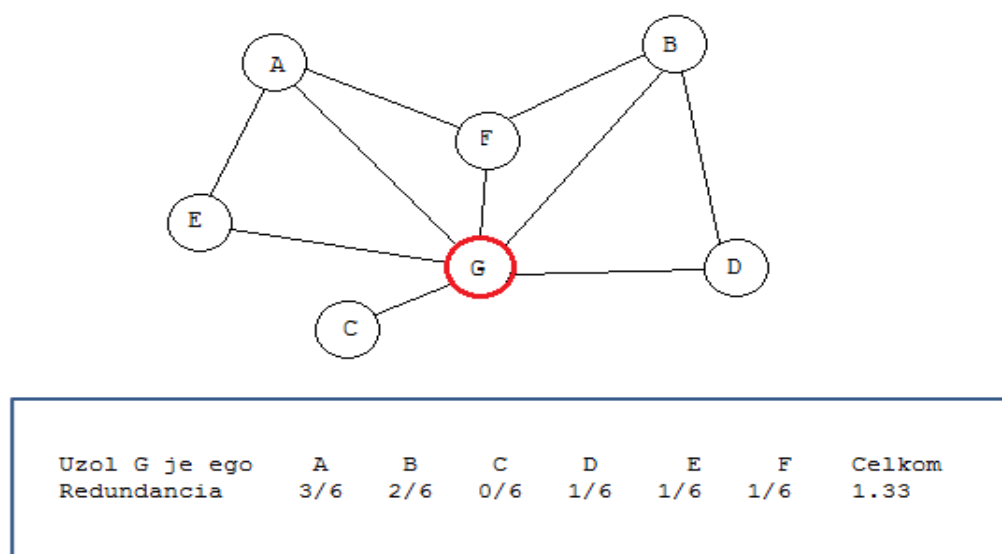


Obr. 17: Málo štrukturálnych dier vs. veľa štrukturálnych dier.

Koncept štrukturálnych dier je koncept analýzy sociálnych sietí vyvinutý R. S. Burtom. Predstavil tento pojem v snahe vysvetliť vznik rozdielov v sociálnom kapitále. Burtova teória naznačuje, že jednotlivci majú isté výhody alebo nevýhody podľa toho, ako sú zakotvené v spoločenských štruktúrach. Štrukturálna diera je chápaná ako medzera medzi dvoma jednotlivcami (chýbajúca hrana medzi uzlami), ktorí majú doplňujúce zdroje informácií. [16]

6.4.3.1 Efektívna sila

Burt predstavil mieru redundancie siete, Borgatti vyvinul zjednodušenú verziu efektívnej veľkosti pre nevážené siete [17]. Redundancia $= \frac{2t}{n}$, kde t je počet všetkých spojení v egocentrickej sieti (s výnimkou spojení k egu) a n je počet všetkých uzlov v egocentrickej sieti (s výnimkou ega). Táto formula môže byť modifikovaná pre výpočet efektívnej sily ego siete. Efektívna sila ego siete $= n - \frac{2t}{n}$ (rozdiel počtu *alter* uzlov ega a sumy ich redundancií $= 6 - 1.33 = 4.67$)



Obr. 18: Príklad výpočtu efektívnej sily

7 Aplikácia

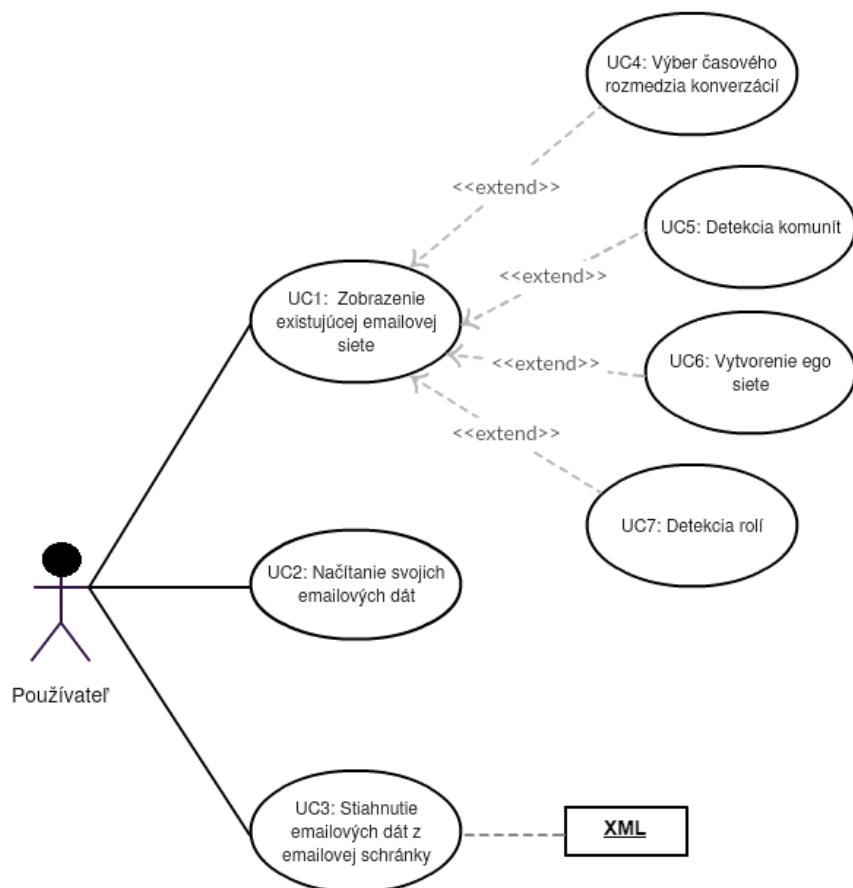
Táto kapitola obsahuje všetky podrobnosti o vývoji aplikácie, návrhu a ďalej špecifikáciách požiadavkov. Sú tu uvedené informácie o implementácii, návrhu, návrhových vzoroch, ale aj konštrukcii siete, predpríprave dát. Táto časť taktiež obsahuje diagramy najdôležitejších tried aplikácie alebo diagramy prípadov použitia.

7.1 Špecifikácia

Aplikácia slúži ako užívateľské rozhranie na analýzu emailovej komunikácie a vizualizáciu analytických výstupov. Aplikácia umožňuje exportovať dáta z emailovej schránky alebo importovať vlastný XML súbor s emailovými dátami a ďalej s týmito dátami pracovať a zobrazovať sieť emailovej komunikácie. Umožňuje vytvorenie ego-siete alebo detekovať vo vytvorenej sieti komunity. Najdôležitejšou časťou aplikácie je detekcia štruktúrálnych rolí v sieti, čiže detekcia dôležitých a nedôležitých členov emailovej komunikácie.

7.1.1 Funkčné požiadavky

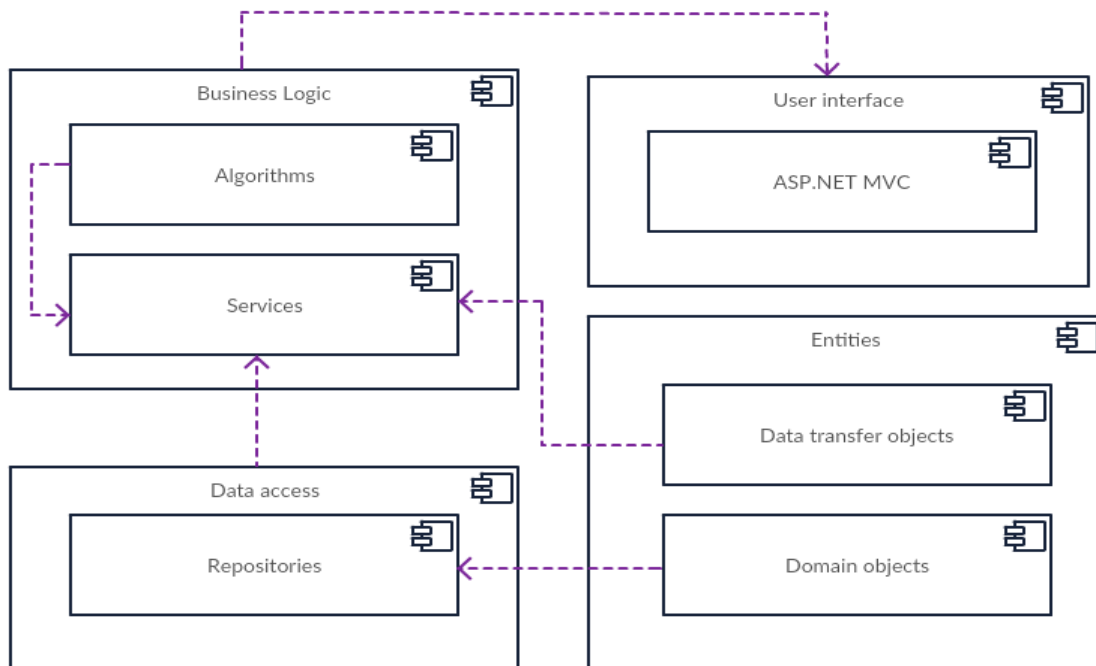
- Export dát z emailovej schránky
- Import vlastného XML súboru s emailovými dátami
- Zobrazenie informácií o emailovej sieti
- Vizualizácia emailovej siete
- Vytvorenie ego-siete
- Detekcia komunít
- Detekcia štruktúrálnych rolí v sieti
- Výber časového rozmedzia emailových konverzácií



Obr. 19: UseCase Diagram

7.2 Návrh

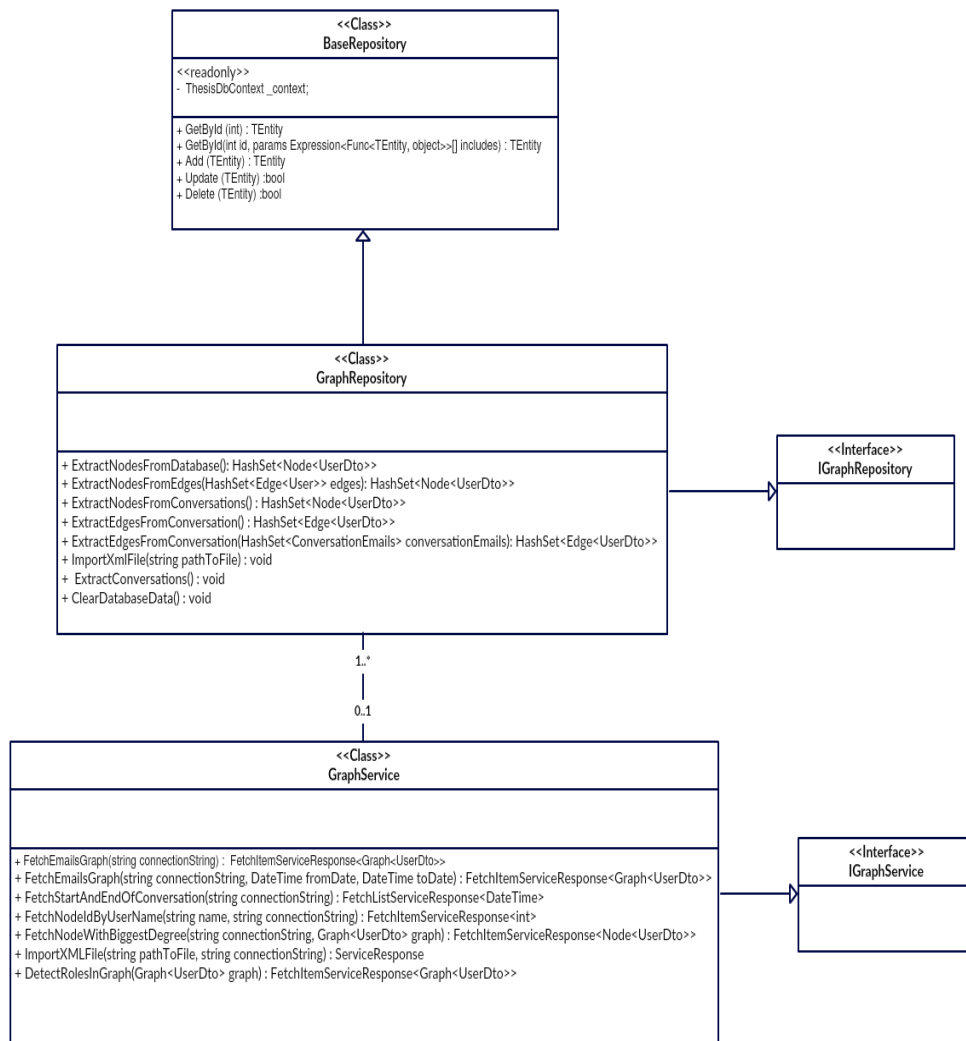
Aplikácia je vytvorená ako .NET aplikácia (veria .NET Frameworku 4.6). Je vytvorená ako trojvrstvová, pre uloženie dát sa používa SQL databáza. Najnižšia vrstva aplikácie slúži na získavanie dát z databázy, pre prepojenie s databázou a posielanie dát z aplikácie do databázy používam Entity Framework a používam tu návrhový vzor Repository. Od tejto časti je oddelená časť s business logikou a na najvyššej časti, ktorá slúži len na zobrazenie dát a komunikáciu s užívateľom, používam známy prístup Model-View-Controller.



Obr. 20: Diagram komponent znázorňujúci jednotlivé komponenty architektúry aplikácie

7.2.1 Návrhové vzory

Repository Návrhový vzor Repository je základným kameňom doménou riadeného návrhu. Model aplikácie teda nemá poňatie o tom, akým spôsobom je perzistovaný. O to sa stará práve Repository. Navyiac práve vďaka tomu, že sa o persistenciu stará cudzí objekt, stačí poznať len jeho rozhranie a v prípade potreby ho ľahko nahradiť iným. [18]

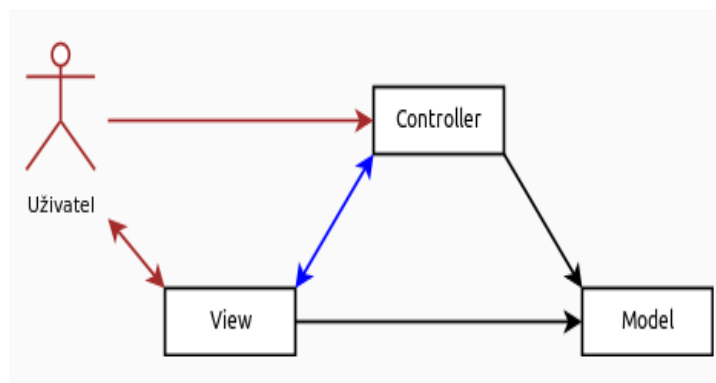


Obr. 21: Triedny diagram - Repository pattern

Model-View-Controller V aplikácii je použitý tradičný vzor Model View Controller (MVC). Je to jeden z najpoužívanejších a najobecnejších architektonických vzorov.

MVC rozdeľuje program do troch hlavných častí:

- **Model** - dáta a súvisiace operácie
- **View** - prezentácia dát (užívateľské rozhranie), obsahuje priamy odkaz na model, aby mohol jeho dáta prezentovať vonkajšiemu svetu
- **Controller** - riadi tok udalostí v programe, konkrétne v tejto aplikácii kontrolery obsahujú len volanie metód z inej vrstvy aplikácie



Obr. 22: Model-View-Controller

7.3 Dôležité rozhodnutia

Pri navrhovaní aplikácie bolo potrebné urobiť niekoľko dôležitých rozhodnutí.

7.3.1 Dostupnosť dát

Pôvodne sa zvažovalo použitie aplikácie a analýzy dát nad verejne dostupnou anonymizovanou emailovou sadou. Emailových dát je ale veľmi málo a chcela som, aby sa výsledky práce dali overiť nie len inými analytickými nástrojmi, ale aj empiricky. Takže som využila to, že pracujem a moja emailová schránka teda nie je chudobná na maily. Navyše mi radi pomohli aj moji kolegovia a poskytli mi svoje emailové dáta. Takto som zozbierala reálne emailové dáta štyroch ľudí, o ktorých je známe ich postavenie v tíme alebo aj dátum nástupu do práce. Takže výsledky daných algoritmov som vedela porovnať s reálnou situáciou v kolektíve.

7.3.2 Webová vs. desktopová aplikácia

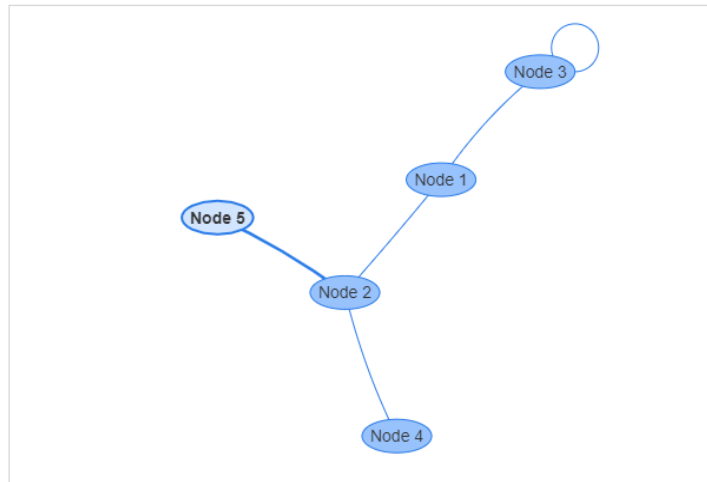
Bolo nutné sa rozhodnúť, či vyvíjať aplikáciu ako webovú alebo desktopovú. Ako platforma bola zvolená Microsoft .Net a programovací jazyk C#. Jednou z variant bola desktopová aplikácia vyvíjaná vo Windows Forms. WinForms je osvedčená technológia, je vyladená, v základe obsahuje veľké množstvo grafických prvkov. Toto sú výhody rozšírenej a dlho používanej technológii. Nevýhoda je ale práve zastaralosť a ťažkopádnosť v kreslení a spravovaní grafického rozhrania. Keďže ale doba ide dopredu a web a webové aplikácie sú stále viac používané a v súčasnosti existuje mnoho grafických knižníc pre vizualizáciu grafického rozhrania, rozhodla som sa aplikáciu vyvíjať ako webovú.

7.4 Použité knižnice

vis.js

Vis.js je dynamická vizualizačná knižnica. Knižnica je navrhnutá tak, aby bola ľahko ovládateľná a aby mohla spracovať veľké množstvo dynamických dát a umožňovala manipuláciu s dátami a

interakciu s nimi. Knižnica sa skladá z častí *DataSet*, *Timeline*, *Network*, *Graph2d* a *Graph3d*. Pre moju aplikáciu som používala len časť *Network*.



Obr. 23: Jednoduchá sieť vytvorená s použitím knižnice vis.js

```
<style type="text/css">
  #mynetwork {
    width: 600px;
    height: 400px;
    border: 1px solid lightgray;
  }
</style>

<script type="text/javascript">
  // create an array with nodes
  var nodes = new vis.DataSet([
    {id: 1, label: 'Node 1'},
    {id: 2, label: 'Node 2'},
    {id: 3, label: 'Node 3'},
    {id: 4, label: 'Node 4'},
    {id: 5, label: 'Node 5'}
  ]);

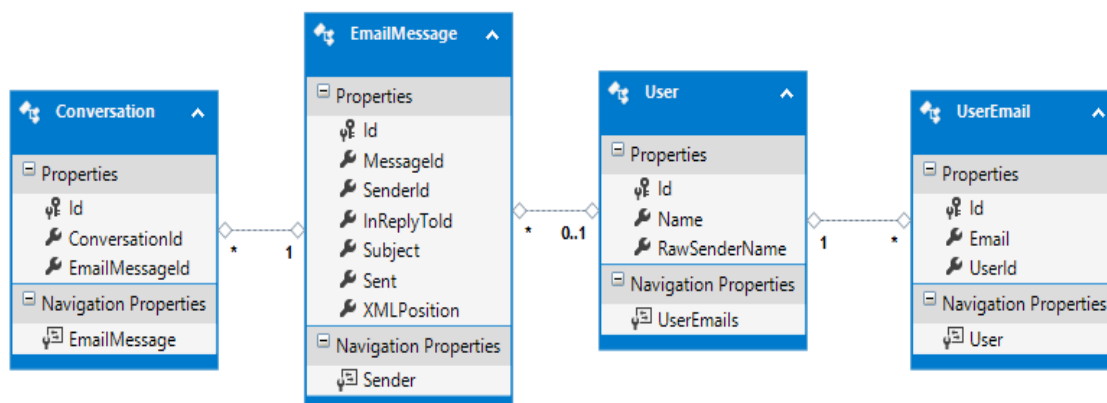
  // create an array with edges
  var edges = new vis.DataSet([
    {from: 1, to: 3},
    {from: 1, to: 2},
    {from: 2, to: 4},
    {from: 2, to: 5},
    {from: 3, to: 3}
  ]);

  // create a network
  var container = document.getElementById('mynetwork');
  var data = {
    nodes: nodes,
    edges: edges
  };
  var options = {};
  var network = new vis.Network(container, data, options);
</script>
```

Obr. 24: Príklad použitia knižnice vis.js

7.5 Import dát

Do aplikácie je možné nahráť XML súbor, ktorý je spracovaný uloženou SQL procedúrou, ktorá rozparsuje emailové dáta na jednoduché entity - *User*, *EmailMessage*, *UserEmail* a *Conversation* a uloží ich do SQL databázy.



Obr. 25: Doménový model

7.6 Implementácia

Aplikácia je napísaná v jazyku C#, grafické rozhranie je nainplementované pomocou návrhového vzoru Model View Controller a graf bol vizualizovaný pomocou knižnice vis.js. Aplikácia bola vyvíjaná vo Visual Studiu 2017.

7.6.1 Konštrukcia siete

Rozdiel medzi prístupom rôznych štúdií a mojím prístupom pri konštrukcii grafu z emailového datasetu je v konštrukcii komunikačnej siete. Ako základnú stavebnú jednotku siete som si zvolila **konverzáciu**. Inšpirovala som sa prácou autorov Kudělka, Horák, Zehnaloová [6]. Konverzácia je teda súbor emailov, ktorá začína jediným emailom, obsahuje najmenej 2 emaily a dvoch rôznych odosielateľov. Vrcholom siete (grafu) sa teda stane užívateľ, ktorý bol ako odosielateľ aspoň v jednej takejto konverzácii. Hrana medzi užívateľmi je zostrojená medzi užívateľmi, ktorí boli spolu v jednej konverzácii ako odosielatelia. Pre konverzáciu ešte ukladám čas jej začiatku, užívateľ si následne v aplikácii môže zvoliť časový rozsah konverzácií.

7.6.2 Triedy pre graf, vrcholy a hrany

Pre uloženie siete v pamäti slúži generická trieda `Graph<T>`. Vrcholy a hrany drží ako `Dictionary<int, HashSet<Node<T>>>`, čiže ako mapu vrcholov s ich susednými vrcholmi. Pre uloženie vrcholov a hrán grafu slúžia zoznamy hrán a vrcholov uložené ako `HashSet<Node<T> >` a `HashSet<Edge<T>>`. Trieda je generická preto, aby bolo možné vytvoriť graf pre rôzne entity. Triedy reprezentujúce vrcholy a hrany sú tiež generické a predstavujú ich `Node<T>` a `Edge<T>`. Pre identifikáciu komunity, bola vztvorená trieda `Comunity<T>`.

Random citation [?] embeddeed in text.

8 Experimenty

V tejto kapitole popisujem experimenty, ktoré som previedla nad rôznymi emailovými sadami v implementovanej aplikácii. Popisujem ako aj prípravu dát, tak aj import a ďalej vizualizáciu jednotlivých datasetov a tiež výsledky a porovnanie analytických metód. V prvej časti popisujem analýzu agregovanej sady ako celkovú analýzu tímu a v druhej časti porovnávam výsledky dvoch vybraných jednotlivcov.

8.1 Príprava a import dát

Ako už bolo spomenuté, pre samotnú analýzu som nepoužila žiadny verejne dostupný dataset, ale použila som svoju emailovú sadu. Navyše moji traja kolegovia mi takisto poskytli emailové dáta. V dobe, keď som od nich emaily požadovala, moja aplikácia ešte nebola hotová a tak sa pre získanie ich emailov použila externá aplikácia *TeamNet Data* [19]. Emailové sady boli poskytnuté v súbore formátu XML.

Keďže sme kolegovia a pracujeme spolu v tíme nachádzali sme sa viac krát v rovnakej emailovej komunikácii a tak sa v sadách vyskytovali emaily duplikátne. Pre spracúvanie emailov som vytvorila SQL procedúru, ktorá jednotlivé XML súbor načíta, rozdelí emaily, používateľov a konverzácie na jednotlivé entity a naimportuje ich do SQL databázy. Pre odstránenie duplikátov som použila SQL skript, ktorý zaručil odstránenie duplikátnych položiek. S tako uloženými emailovými dátami používam pre import do aplikácie *Entity framework*, ktorý zaručuje prenos dát medzi aplikáciou a SQL databázou.

Po spustení aplikácie mám na výber stiahnuť si svoj XML súbor o svojej emailovej schránky, naimportovať ho do aplikácie a ďalej prezeráť svoje emailové dáta. Keďže emailové sady som už mala predpripravené, mohla som postupovať priamo k vizualizácii a analýze.

8.2 Analýza tímu

8.2.1 Vizualizácia datasetu

Aplikácia umožňuje výber vizualizácie jednotlivých členov tímu a tiež celého tímu celkovo. S výberom daného datasetu sa pre danú sieť zobrazia aj základné informácie ako počet emailov, odosielateľov emailov, najpoužívanjšie emailové domény a podobne.

Explore whole team network

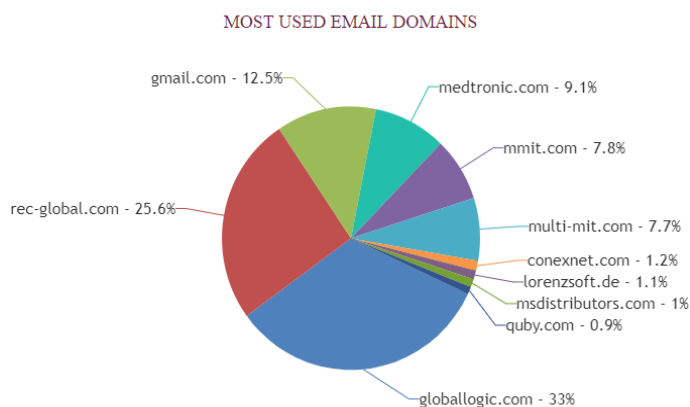
11/18/2010 - 12/01/2017

STATISTICS

NUMBER OF EMAILS	21738
NUMBER OF CONVERSATIONS	4149
NUMBER OF USERS	370
BIGGEST EMAIL SENDER	TIBOR PALATKA
MOST EMAILS IN CONVERSATION	21
PEEK HOUR	8:00-9:00

Obr. 26: Základné informácie o tímovej sieti.

Na obr. 26 sú zobrazené základné informácie o agregovanej sieti. Štyria sme celkovo napísali 21738 emailov z toho bolo detekovaných 4149 konverzácií. Celkovo sa na emailovej komunikácii podieľalo 370 používateľov. Najviac emailov v agregovanej sade poslal používateľ *Tibor Palatka*. Hodina, kedy sa posielalo celkovo najviac emailov bola medzi ôsmou a deviatou hodinou ráno, čiže to je čas, kedy ľudia prídu do práce a prvé, čo urobia je, že si skontrolujú emaily.



Obr. 27: Najviac používané emailové domény.

Na obr. 27 sú zobrazené emailové domény, z ktorých používatelia najvic posielali emaily. Najviac emailov sa poslalo z domén *rec-global.com* a *globallogic.com*, ktoré sú oficiálne domény spoločnosti, v ktorej pracujem. Ostatné domény patria zákazníkom, s ktorými ako spoločnosť spolupracujeme.

Na obr. 28 je vizualizácia celkovej siete tímu v základnej podobe.



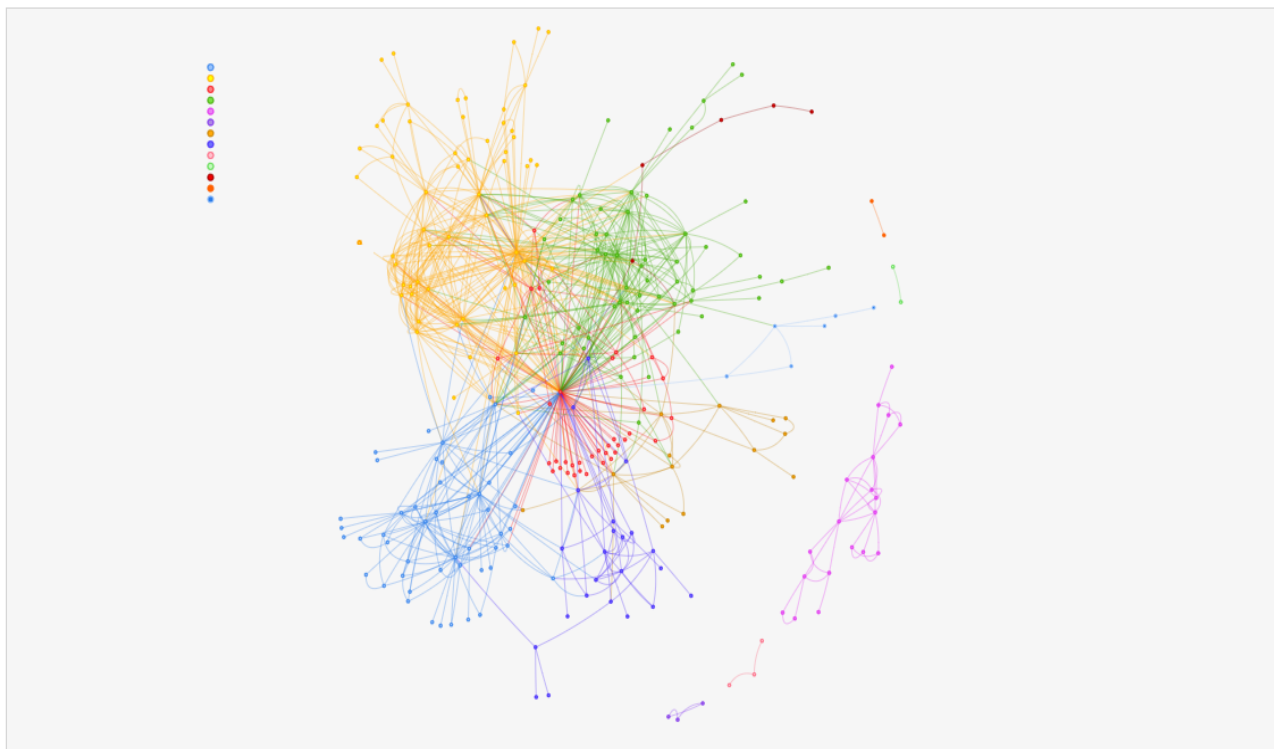
Obr. 28: Vizualizácia siete.

8.2.2 Detekcia komunit

Aplikácia umožňuje detekovať komunity v sieti a následne ich vizualizovať. Pre ďalšiu analýzu poskytujem v nasledujúcej tabuľke základné informácie o členoch tímu. Pre analýzu komunit využívam to, že každý nastúpil do práce v iný rok, takže na prelome týchto rokov by mal byť zaznamenaný nárast komunit.

Meno	Aktuálna pozícia	Dátum nástupu do firmy
Andrej Parimucha	Test engineer	1.7.2011
Veronika Uhrová	Junior Developer	1.9.2016
Andrej Matejčík	Medior Developer	1.6.2017
Tibor Palatka	Lead Developer	1.11.2010

Tabuľka 1: Informácie o členoch tímu



Obr. 29: Vizualizácia komunít v tímovej sieti za celkový čas

Celkovo bolo v sieti detekovaných 13 komunít. Najväčšia komunita má 57 uzlov, najmenšia má 2 uzly. Celkové zloženie komunít je zobrazené na nasledujúcom obrázku.

COMMUNITIES	
Community 1	48 nodes
Community 2	57 nodes
Community 3	35 nodes
Community 4	56 nodes
Community 5	19 nodes
Community 6	3 nodes
Community 7	14 nodes
Community 8	23 nodes
Community 9	3 nodes
Community 10	2 nodes
Community 11	5 nodes
Community 12	2 nodes
Community 13	6 nodes

Obr. 30: Rozloženie komunít v tímovej sieti za celkový čas

8.2.2.1 Zmeny komunít v čase

Zmeny komunít som zaznamenávala v dátumoch, kedy jednotliví členovia tímu nastupovali do práce. Prvým časovým úsekom, ktorý som sledovala bolo obdobie medzi 1.11.2010 - 1.7.2011, kedy bol zamestnancom spoločnosti zatiaľ len jeden z nás. Boli detekované dve komunity, rozloženie uzlov je zobrazené na obrázku 31



Obr. 31: Rozloženie komunít za prvý časový úsek

Ďalší interval, ktorý som zvolila bol interval medzi 1.11.2010 - 31.8.2016, ktorý reprezentuje čas, kedy boli zamestnancami dvaja jednotlivci. Detekovaných bolo 9 komunít.

COMMUNITIES	
Community 1	42 nodes
Community 2	18 nodes
Community 3	40 nodes
Community 4	29 nodes
Community 5	3 nodes
Community 6	9 nodes
Community 7	2 nodes
Community 8	2 nodes
Community 9	5 nodes

Obr. 32: Rozloženie komunít za druhý časový úsek

Do príchodu ďalšieho kolegu (interval 1.11.2010 - 31.5.2017) bolo detekovaných 12 komunít, čiže mojim príchodom do firmy pribudli tri komunity, to znamená že príchodom ďalšieho kolegu počet komunít vzrástol o jednu komunitu. Na ďalšom obrázku je zobrazené rozloženie komunít v treťom intervale.

COMMUNITIES	
Community 1	46 nodes
Community 2	44 nodes
Community 3	27 nodes
Community 4	27 nodes
Community 5	21 nodes
Community 6	19 nodes
Community 7	3 nodes
Community 8	24 nodes
Community 9	3 nodes
Community 10	2 nodes
Community 11	2 nodes
Community 12	6 nodes

Obr. 33: Rozloženie komunit za tretí časový úsek

8.2.3 Ego sieť

Pre analýzu ego siete som vybrala troch jednotlivcov, z ktorých som vytvorila ego uzol a vytvorila pre nich ego sieť. Porovnávala som jednotlivé metriky a počet komunit, ktoré spájali. Vyberala som uzly s rozdielnou centralitou, aby som mohla sledovať porovnanie medzi výsledkami. Porovnanie je možné vidieť v tabuľke.

Meno vybraného jednotlivca	Stupeň uzla	Počet prepojených komunit	Efektívna veľkosť	E-I index
Tibor Palatka	129	13	127	0.52
Andrej Parimucha	81	11	72	0.06
Attila Soltézs	20	11	18	0.4

Tabuľka 2: Informácie o vytvorenej ego sieti

8.2.4 Analýza rolí

Analýzu rolí som prevádzala na sieti s vytvoreným ego uzlom (ako ego uzol som zvolila uzol s najväčším stupňom).

8.2.4.1 SSRM

V na obr. 34 sú zobrazené počty detekovaných štrukturálnych rôľ v sieti. Uzly, ktoré boli detekované ako *leader* zastávajú v reálnom živote pozíciu *Lead developer*, *Tester*, *Product owner*, *HR manager*, *Project manager*, *Sales manager*, *IT Consultant* a ďalší *Project manager*. Žiadny uzol nebol detekovaný ako *Mediator*. Tri uzly boli detekované ako *Outermost*, čo majú byť menej dôležitý jedinci a naozaj som sa s nimi ani s ich menom v práci nestretla.

SSRM Roles	
Leader	8
Mediator	0
OuterMost	3
OuterMost	0

Obr. 34: Počet detekovaných štruktúrálňh rôl

8.2.4.2 Brokerage

V na obr. 35 a 36 je zobrazených desať najväčších *broker* aktérov v sieti spolu s grafom ich čiastkovým skóre pre každú *brokerage* rolu, ako aj celkové *brokerage* skóre.

TOP 10 BROKERS						
	Name	Coordinator	Itinerant	Gatekeeper	Representative	Liaison
1	TIBOR PALATKA	976	1758	6486	6486	7636
2	ANDREJ PARIMUCHA	1084	404	2708	2708	744
3	TOMAS KURAT	498	12	420	420	26
4	ANDREA KRASULOVA	460	14	408	408	40
5	JANKA LENDACKA	116	130	480	480	0
6	KATARINA PASTIERIKOVA	162	20	416	416	72
7	ATTILA SOLTESZ	344	6	326	326	40
8	VERONIKA UHROVA	44	54	324	324	210
9	JANA PETRIKOVA	506	0	110	110	4
10	KATARINA KOLAROVA	204	6	176	176	20

Obr. 35: Desať aktérov s najväčším *brokerage* skóre



Obr. 36: Desať aktérov s najväčším *brokerage* skóre - graf

8.3 Analýza jednotlivcov

9 Záver

9.1 Možnosti rozšírenia a zdokonalenia práce

Literatura

- [1] J. Diesner, T. L. Frantz, and K. M. Carley, “Communication networks from the enron email corpus “it’s always about the people. enron is no different”,” *Computational & Mathematical Organization Theory*, vol. 11, no. 3, pp. 201–228, 2005.
- [2] X. Fu, S.-H. Hong, N. S. Nikolov, X. Shen, Y. Wu, and K. Xuk, “Visualization and analysis of email networks,” in *Visualization, 2007. APVIS’07. 2007 6th International Asia-Pacific Symposium on*, pp. 1–8, IEEE, 2007.
- [3] A. Chapanond, M. S. Krishnamoorthy, and B. Yener, “Graph theoretic and spectral analysis of enron email data,” *Computational & Mathematical Organization Theory*, vol. 11, no. 3, pp. 265–281, 2005.
- [4] G. Tang, J. Pei, and W.-S. Luk, “Email mining: tasks, common techniques, and tools,” *Knowledge and Information Systems*, vol. 41, no. 1, pp. 1–31, 2014.
- [5] A. Abnar, M. Takaffoli, R. Rabbany, and O. R. Zaïane, “Ssrn: structural social role mining for dynamic social networks,” *Social Network Analysis and Mining*, vol. 5, no. 1, p. 56, 2015.
- [6] S. Zehnalova, Z. Horak, and M. Kudelka, “Email conversation network analysis: Work groups and teams in organizations,” in *Advances in Social Networks Analysis and Mining (ASONAM), 2015 IEEE/ACM International Conference on*, pp. 1262–1268, IEEE, 2015.
- [7] “Do millennial and gen z consumers still use email?.” <https://www.bluecore.com/blog/do-millennials-use-email/>. 2017-09-30.
- [8] M. E. Newman, “The structure and function of complex networks,” *SIAM review*, vol. 45, no. 2, pp. 167–256, 2003.
- [9] V. D. Blondel, J.-L. Guillaume, R. Lambiotte, and E. Lefebvre, “Fast unfolding of communities in large networks,” *Journal of statistical mechanics: theory and experiment*, vol. 2008, no. 10, p. P10008, 2008.
- [10] R. V. Gould and R. M. Fernandez, “Structures of mediation: A formal approach to brokerage in transaction networks,” *Sociological methodology*, pp. 89–126, 1989.
- [11] P. V. Marsden, “Brokerage behavior in restricted exchange networks,” *Social structure and network analysis*, vol. 7, no. 4, pp. 341–410, 1982.
- [12] R. S. Burt, *Structural holes: The social structure of competition*. Harvard university press, 2009.
- [13] K. Stovel and L. Shaw, “Brokerage,” *Annual Review of Sociology*, vol. 38, pp. 139–158, 2012.

- [14] E. S. Spiro, R. M. Acton, and C. T. Butts, “Extended structures of mediation: Re-examining brokerage in dynamic networks,” *Social Networks*, vol. 35, no. 1, pp. 130–143, 2013.
- [15] R. DeJordy and D. Halgin, “Introduction to ego network analysis,” *Boston MA: Boston College and the Winston Center for Leadership & Ethics*, 2008.
- [16] R. S. Burt, “Structural holes and good ideas,” *American journal of sociology*, vol. 110, no. 2, pp. 349–399, 2004.
- [17] S. P. Borgatti, “Structural holes: Unpacking burt’s redundancy measures,” *Connections*, vol. 20, no. 1, pp. 35–38, 1997.
- [18] “Active Record vs. Repository pattern repository pattern.” <https://www.rarous.net/weblog/271-active-record-vs-repository-pattern.aspx>. 2017-09-30.
- [19] “TeamNET data.” <http://inflex.cz:8075/TeamNETdata>. 2017-09-30.