

Automatizacija postupka određivanja redoslijeda razvoja podsustava informacijskog sustava

Kudelić, Robert

Doctoral thesis / Disertacija

2015

Degree Grantor / Ustanova koja je dodijelila akademski / stručni stupanj: **University of Zagreb, Faculty of Organization and Informatics Varaždin / Sveučilište u Zagrebu, Fakultet organizacije i informatike Varaždin**

Permanent link / Trajna poveznica: <https://urn.nsk.hr/urn:nbn:hr:211:622433>

Rights / Prava: [In copyright / Zaštićeno autorskim pravom.](#)

Download date / Datum preuzimanja: **2024-04-25**



Repository / Repozitorij:

[Faculty of Organization and Informatics - Digital Repository](#)





Sveučilište u Zagrebu

Fakultet organizacije i informatike

Robert Kudelić

**AUTOMATIZACIJA POSTUPKA
ODREĐIVANJA REDOSLIJEDA RAZVOJA
PODSUSTAVA INFORMACIJSKOG
SUSTAVA**

DOKTORSKI RAD

Varaždin, 2015.

PODACI O DOKTORSKOM RADU

I. AUTOR

Ime i prezime	Robert Kudelić
Datum i mjesto rođenja	10.7.1985., Zagreb
Naziv fakulteta i datum diplomiranja na VII/I stupnju	Fakultet organizacije i informatike, 15.7.2008.
Naziv fakulteta i datum diplomiranja na VII/II stupnju	
Sadašnje zaposlenje	Sveučilište u Zagrebu, Fakultet organizacije i informatike, Varaždin, znanstveni novak/asistent

II. DOKTORSKI RAD

Naslov	Automatizacija postupka određivanja redoslijeda razvoja podsustava informacijskog sustava
Broj stranica, slika, tabela, priloga, bibliografskih podataka	102 stranice, 18 slika, 9 tabela, 1 prilog, 57 bibliografskih jedinica
Znanstveno područje i polje iz kojeg je postignut doktorat znanosti	Društvene znanosti, informacijske znanosti
Mentori ili voditelji rada	Prof. dr. sc. Alen Lovrenčić
Fakultet na kojem je obranjen doktorski rad	Fakultet organizacije i informatike, Varaždin
Oznaka i redni broj rada	125

III. OCJENA I OBRANA

Datum sjednice Fakultetskog vijeća na kojoj je prihvaćena tema	25.9.2014.
Datum predaje rada	7.4.2015.
Datum sjednice Fakultetskog vijeća na kojoj je prihvaćena pozitivna ocjena rada	2.6.2015.
Sastav povjerenstva koje je rad ocijenilo	Prof. dr. sc. Neven Vrček Prof. dr. sc. Robert Manger Prof. dr. sc. Zdravko Dovedan Han Prof. dr. sc. Mirko Čubrilo Prof. dr. sc. Alen Lovrenčić
Datum obrane doktorskog rada	6.7.2015.
Sastav povjerenstva pred kojim je rad obranjen	Prof. dr. sc. Neven Vrček Prof. dr. sc. Robert Manger Prof. dr. sc. Zdravko Dovedan Han Prof. dr. sc. Mirko Čubrilo Prof. dr. sc. Alen Lovrenčić
Datum promocije	



Sveučilište u Zagrebu

Fakultet organizacije i informatike

Robert Kudelić

**AUTOMATIZACIJA POSTUPKA
ODREĐIVANJA REDOSLIJEDA RAZVOJA
PODSUSTAVA INFORMACIJSKOG
SUSTAVA**

DOKTORSKI RAD

Mentor: Prof. dr. sc. Alen Lovrenčić

Varaždin, 2015.



University of Zagreb

Faculty of Organization and Informatics

Robert Kudelić

AUTOMATIC DETERMINATION OF INFORMATION SYSTEM SUBSYSTEMS DEVELOPMENT ORDER

DOCTORAL THESIS

Varaždin, 2015.

ZAHVALA

"Mnoge sam stvari u svojim rukama držao, i sve sam ih izgubio; ali što god sam u Božje ruke stavio, to još uvijek posjedujem."

- Martin Luther, profesor teologije

Sažetak

Prilikom razvoja informacijskog sustava potrebno je odrediti slijed razvoja podsustava informacijskog sustava. Ovaj problem trenutno nije formalno riješen. Stoga predlažemo rješenje koje će kao kriterij, određivanja slijeda razvoja podsustava informacijskog sustava, imati sumu težina povratnih lukova u slijedu podsustava informacijskog sustava. Nadalje, dokazali smo kako je ovaj problem NP-potpun, NP-težak, i APX-težak. Isto tako, kako bismo riješili ovaj problem osmislili smo: algoritam temeljen na metodi Grananja i ograničenja, Monte Carlo randomizirani algoritam, i heuristički algoritam. Za sva tri algoritma smo procijenili složenost. Sva tri algoritma su implementirana i empirijski testirana. Na kraju smo pokazali na koji način se u praksi, po potrebi, mogu uvrštavati dodatna ograničenja, i gdje se još osmišljeni algoritmi potencijalno mogu koristiti.

Ključne riječi: slijed čvorova, informacijski sustav, suma težina povratnih lukova, usmjereni ciklički graf, metoda grananja i ograničenja, monte carlo randomizacija, heuristika, np-težak, np-potpun, apx-težak, algoritmi, složenost, uvrštavanje dodatnih ograničenja, primjena na ostale probleme.

Abstract

When we are developing Information System we must determine development order of its subsystems. Currently, this problem is not formally solved. Therefore, we have proposed a solution which takes sum of weights of feedback arcs as a criteria for determining development order of Information System subsystems. Furthermore, we have proved that the problem of Information System Subsystems Development Order is NP-complete, NP-hard, and APX-hard. Also, in order to solve this problem we have created: Branch and Bound algorithm, Monte Carlo randomized algorithm, and heuristic algorithm. Complexity has been calculated for all three algorithms. All three algorithms have been implemented and empirically analysed. Lastly, we have showed how one can apply additional constraints upon the problem of Information System Subsystems Development Order, and where can one potentially use developed algorithms outside of Information System Subsystems Development Order problem.

Key words: sequence of nodes, Information System, sum of weights of feedback arcs, Directed Cyclic Graph, Branch and Bound method, Monte Carlo randomization, heuristics, NP-hard, NP-complete, APX-hard, algorithms, complexity, applying additional constraints, application on other problems.

Prošireni sažetak

Prilikom razvoja informacijskog sustava potrebno je odrediti slijed razvoja podsustava informacijskog sustava. Opišemo li ovaj problem preko usmjerenog grafa primjećujemo kako graf sadrži cikluse. Ti ciklusi očito predstavljaju problem, ako želimo odrediti slijed razvoja podsustava informacijskog sustava. Stoga predlažemo rješenje koje će kao kriterij, određivanja slijeda razvoja podsustava informacijskog sustava, imati sumu težina povratnih lukova. Razlog predlaganja ovog kriterija leži u sljedećoj činjenici. Suma težina povratnih lukova proizlazi direktno iz opisa podsustava informacijskog sustava. U pred istraživanju smo primijetili kako je problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava informacijskog sustava vrlo vjerojatno težak za riješiti. Stoga smo, u ovom radu, dokazali kako je ovaj problem NP-potpun, NP-težak, i APX-težak. Za prethodne dokaze koristili smo Povratni skup lukova (eng. Feedback Arcs Set). Povratni skup lukova predstavlja poznati problem u teoriji grafova za kojeg se zna kako je težak za riješiti. Kako bismo riješili ovaj problem (Određivanje redoslijeda razvoja podsustava informacijskog sustava) osmislili smo: algoritam temeljen na metodi Grananja i ograničenja, Monte Carlo randomizirani algoritam, i heuristički algoritam. U vezi algoritma koji je temeljen na metodi Grananja i ograničenja. Pretpostavimo li kao ulaz u algoritam potpuni graf čije su težine lukova jednake, usprkos implementaciji dopustivih heuristika, složenost algoritma je $O(n!)$, pri čemu je n broj čvorova grafa. S druge strane, pretpostavimo li optimističan ulaz u algoritam, složenost algoritma je $\Omega\left(\frac{3(n^2-n)+2}{2}\right)$. Empirijska analiza je pokazala kako je, na pretpostavljenom prosječnom grafu, složenost algoritma eksponencijalna. U vezi Monte Carlo randomiziranog algoritma. Složenost algoritma u jednom izvršavanju je $O(|V|^3)$. Što znači kako je složenost za neki broj izvršavanja k jednaka $O(k|V|^3)$. Vjerojatnost da smo nakon pi izvršavanja algoritma dosegli optimum jednaka je $\left(1 - \left(1 - \left(\frac{n-2}{n}\right)^{\frac{n}{2}}\right)^{pi}\right)$. U vezi heurističkog algoritma. Složenost ovog algoritma je $O(n^3)$. Radi preciznijeg utvrđivanja performansi algoritama i kvalitete rješenja sva tri algoritma su implementirana i empirijski testirana. Isto tako, pokazali smo na koji način se u praksi, s obzirom da je nekada potrebno narušiti algoritamski pronađeni slijed, mogu uvrštavati dodatna ograničenja. Na kraju, dali smo kratak pregled nekoliko srodnih problema na koje se osmišljeni algoritmi potencijalno mogu primijeniti. Srodni problemi na koje smo se osvrnuli su: Određivanje kritičnog puta (eng. Critical Path Method, je poznata metoda koja se koristi u tu svrhu), Raspoređivanje zadataka na procesoru, i Trgovački putnik.

Ključne riječi: slijed čvorova, informacijski sustav, suma težina povratnih lukova, usmjereni ciklički graf, metoda grananja i ograničenja, monte carlo randomizacija, vjerojatnost, heuristika, np-težak, np-potpun, apx-težak, algoritmi, složenost, uvrštavanje dodatnih ograničenja, primjena na ostale probleme, povratni skup lukova, ciklusi, eksperiment, procjena performansi.

Extended abstract

When we are developing Information System we must determine development order of its subsystems. If we describe this problem through Directed Graph it can be observed that this graph has cycles. These cycles obviously represent a problem, if we want to determine development order of Information System subsystems. Therefore, we have proposed a solution which takes sum of weights of feedback arcs as a criteria for determining development order of Information System subsystems. Reason for this lies in the following fact. Sum of weights of feedback arcs comes directly from Information System subsystems description. In previous research we have noticed that a problem of Information System Subsystems Development Order is probably hard to solve. Therefore in this research, we have proved that this problem is NP-complete, NP-hard, and APX-hard. For previous proofs we have used Feedback Arcs Set. Feedback Arcs Set represents a very known problem in graph theory for which it is known that it is hard to solve. In order to solve this problem (Information System Subsystems Development Order) we have created: Branch and Bound algorithm, Monte Carlo randomized algorithm, and heuristic algorithm. Concerning Branch and Bound algorithm. If algorithm input is complete graph with all arc weights equal, despite implemented admissible heuristics, algorithm complexity is $O(n!)$, where n represents number of graph nodes. On the other hand, if algorithm input is optimistic, complexity is $\Omega\left(\frac{3(n^2-n)+2}{2}\right)$. Empirical analysis has shown that, on an assumed common Information System graph, algorithm complexity is exponential. Concerning Monte Carlo randomized algorithm. If we run this algorithm once, then complexity is $O(|V|^3)$. Which means that for some number of executions k , complexity is $O(k|V|^3)$. Probability of finding optimum after pi algorithm executions is $\left(1 - \left(1 - \left(\frac{n-2}{n}\right)^{\frac{n}{2}}\right)^{pi}\right)$. Concerning heuristic algorithm. Complexity of this algorithm is $O(n^3)$. For the purpose of more precisely determining performance and quality of solutions, all three algorithms have been implemented and empirically analysed. Also, we have showed how one can apply additional constraints upon the problem of Information System Subsystems Development Order, since sometimes in practical situations this is necessary. Lastly, we have briefly analysed a few similar problems on which application of previously mentioned created algorithms is potentially possible. These briefly analysed and similar problems are: Finding critical path (for which a well known Critical Path Method is used), Scheduling of tasks on a processor, and Travelling salesman.

Key words: sequence of nodes, Information System, sum of weights of feedback arcs, Directed Cyclic Graph, Branch and Bound method, Monte Carlo randomization, probability, heuristics, NP-hard, NP-complete, APX-hard, algorithms, complexity, applying additional constraints, application on other problems, Feedback Arcs Set, cycles, experiment, performance assessment.

Kazalo

Popis slika	vii
Popis tablica	ix
Popis algoritama	x
Popis implementacija algoritama	xi
Popis oznaka i kratica	xii
1 Uvod	13
1.1 Opis i okolina problema	13
1.2 Kritički osvrt i znanstveni doprinos	17
1.3 Hipoteze i ciljevi	18
1.4 Doseg istraživanja i metodologija	20
2 Pregled literature	21
2.1 Modeliranje poslovnih procesa	21
2.2 Razvoj informacijskih sustava	24
2.3 Teorija grafova	26
3 Rezultati	31
3.1 Problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava IS-a je NP-težak	31
3.2 Algoritam temeljen na metodi Grananja i ograničenja	34
3.3 Monte Carlo randomizirani algoritam	56
3.4 Heuristika	73
3.5 Korištenje razvijenih algoritama i načini uvrštavanja dodatnih ograničenja	76
3.6 Primjena OSRPIS algoritama na ostale probleme	79
4 Zaključak	81
5 Prilozi	82
Literatura	90
Životopis	96

Popis slika

1.1	Graf prema matrici 1.4.	16
1.2	Permutacije kod iscrpnog pretraživanja na logaritamskoj skali.	18
3.9	Mogući ulaz u algoritam, temeljen na metodi Grananja i ograničenja, koji rješava problem OSRPIS.	42
3.1	Izlazno stablo permutacija implementacije algoritma 3.1 sa zadanim grafom $G = [(u, v), T(u, v)]$ za vrh 1 (1/2).	43
3.2	Izlazno stablo permutacija implementacije algoritma 3.1 sa zadanim grafom $G = [(u, v), T(u, v)]$ za vrh 1 (2/2).	44
3.3	Izlazno stablo permutacija implementacije algoritma 3.1 sa zadanim grafom $G = [(u, v), T(u, v)]$ za vrh 2.	45
3.4	Izlazno stablo permutacija implementacije algoritma 3.1 sa zadanim grafom $G = [(u, v), T(u, v)]$ za vrh 3.	46
3.5	Izlazno stablo permutacija implementacije algoritma 3.1 sa zadanim grafom $G = [(u, v), T(u, v)]$ za vrh 4 (1/2).	47
3.6	Izlazno stablo permutacija implementacije algoritma 3.1 sa zadanim grafom $G = [(u, v), T(u, v)]$ za vrh 4 (2/2).	48
3.7	Izlazno stablo permutacija implementacije algoritma 3.1 sa zadanim grafom $G = [(u, v), T(u, v)]$ za vrh 5 (1/2).	49
3.8	Izlazno stablo permutacija implementacije algoritma 3.1 sa zadanim grafom $G = [(u, v), T(u, v)]$ za vrh 5 (2/2).	50
3.10	Prikaz vremena izvršavanja algoritma, temeljenog na metodi Grananja i ograničenja koji rješava problem OSRPIS, i krivulja složenosti na logaritamskoj skali.	51
3.11	Multigraf zamišljene instance problema OSRPIS (težina luka predstavlja broj lukova).	58
3.12	Multigraf težeg slučaja zamišljene instance problema OSRPIS (težina luka predstavlja broj lukova).	58
3.13	Rješenja Monte Carlo algoritma sa fiksnim pomakom (0) i varijabilnim vremenom izvršavanja za graf 1 u tablici 3.3.	67
3.14	Rješenja Monte Carlo algoritma sa varijabilnim pomakom i fiksnim vremenom izvršavanja (10^4) za graf 1 u tablici 3.3.	67

3.15 Rješenja Monte Carlo algoritma sa fiksnim pomakom (0) i varijabilnim vremenom izvršavanja za graf 6 u tablici 3.3.	68
3.16 Rješenja Monte Carlo algoritma sa varijabilnim pomakom i fiksnim vremenom izvršavanja (10^5) za graf 6 u tablici 3.3.	68

Popis tablica

1.1	Primjer p/k matrice sa proizvoljno određenim podsustavima.	14
3.1	Rezultati eksperimenta nad algoritmom koji optimalno rješava problem OSRPIS i temeljen je na metodi Grananja i ograničenja.	54
3.2	Rezultati eksperimenta (bez ekstrema koji ne predstavljaju pretpostavljeni prosječni graf) nad algoritmom koji optimalno rješava problem OSRPIS i temeljen je na metodi Grananja i ograničenja.	55
3.3	Rezultati eksperimenta nad Monte Carlo randomiziranim algoritmom, na grafovima koji imaju manje brojne skupove lukova izvan ciklusa (vidi sliku 3.12; efikasnija verzija).	65
3.4	Procjena pogreške Monte Carlo randomiziranog algoritma, na grafovima koji imaju manje brojne skupove lukova izvan ciklusa (vidi sliku 3.12; efikasnija verzija).	66
3.5	Rezultati eksperimenta nad Monte Carlo randomiziranim algoritmom (općenita verzija).	71
3.6	Procjena pogreške Monte Carlo randomiziranog algoritma (općenita verzija).	72
3.7	Ulazni i izlazni stupanj čvorova grafa. (Kudelić et al., 2011)	73
3.8	Matrica početnog slijeda. (Kudelić et al., 2011)	73

Popis algoritama

2.1	Pseudokod algoritma Topološkog sortiranja. (Kahn, 1962)	26
2.2	Pseudokod rekurzivnog DFS algoritma. (Cormen et al., 2009; Goodrich and Tamassia, 2001)	28
2.3	Pseudokod općenite funkcije metode Pohlepe. (Horowitz and Sahni, 1984)	29
3.1	Pseudokod funkcije <i>zapocni_stablo(...)</i> : algoritma koji optimalno rješava problem OSRPIS.	34
3.2	Pseudokod funkcije <i>završi_stablo(...)</i> : algoritma koji optimalno rješava problem OSRPIS.	35
3.3	Pseudokod funkcije <i>tezina_veze(...)</i> : algoritma koji optimalno rješava problem OSRPIS.	36
3.4	Pseudokod Monte Carlo randomiziranog algoritma za problem OSRPIS (efikasnija verzija).	59
3.5	Pseudokod Monte Carlo randomiziranog algoritma za problem OSRPIS (općenita verzija).	70

Popis implementacija algoritama

3.1	Implementacija algoritma, temeljenog na metodi Grananja i ograničenja, za optimalno rješavanje problema OSRPIS.	37
3.2	Implementacija Monte Carlo randomiziranog algoritma za problem OSRPIS (efikasnija verzija).	61
5.1	Eksperiment nad algoritmom, temeljenom na metodi Grananja i ograničenja, za optimalno rješavanje problema OSRPIS.	82

Popis kratica

IS	Informacijski sustav
BP	Baza podataka
P/K	Procesi/kalse podataka
LO	Linearan redoslijed
ISs	Podsustav informacijskog sustava
NP	Nedeterminističko polinomno vrijeme
MPP	Modeliranje poslovnih procesa
UPP	Upravljanje poslovnim procesima
BPMS	Sustav za upravljanje poslovnim procesima
DFS	Dubinsko pretraživanje
MST	Minimalno razapinjuće stablo
BB	Metoda grananja i ograničenja
APX	Aproksimativan
OSRPIS	Određivanje redoslijeda razvoja podsustava informacijskog sustava
PSL	Povratni skup lukova
MPSL	Minimalni povratni skup lukova
SPL	Suma težina povratnih lukova

Poglavlje 1

Uvod

Kazalo poglavlja

1.1	Opis i okolina problema	13
1.2	Kritički osvrt i znanstveni doprinos	17
1.3	Hipoteze i ciljevi	18
1.4	Doseg istraživanja i metodologija	20

"Dizajn informacijskih sustava obavlja se uz pomoć alata za računalno potpomognuto softversko inženjerstvo koji jesu napravili napredak međutim taj napredak može biti i veći. "Naime, veliki dio postupaka je zapravo manualan rad projektanta, a alat služi samo za praćenje rezultata." (Lovrenčić, 2008) Stoga bi bilo dobro kada bi se barem određene aktivnosti kod dizajna informacijskog sustava mogle automatizirati. "Jedan dio posla koji bi se mogao automatizirati je traženje slijeda razvoja podsustava informacijskog sustava." (Lovrenčić, 2008)" (Kudelić, 2014) Stoga ćemo se u prvom podpoglavlju ovog poglavlja baviti opisom problema. U drugom podpoglavlju ćemo definirati ciljeve i hipoteze a u trećem podpoglavlju ćemo definirati doseg istraživanja i metodologiju.

1.1 Opis i okolina problema

Prilikom dizajna IS-a postoje određeni postupci koji su od značaja i koji bi se mogli automatizirati. Neki od tih postupaka su: "dekompozicija IS-a, određivanje redoslijeda izrade podsustava IS-a, automatizacija postupaka izrade relacijskog modela i normalizacija BP, ujednačavanje postojećih BP korištenjem sintaksnih obrazaca, automatsko punjenje baze podataka iz postojećih baza podataka uz provjeru novodefiniranih tabličnih i referencijalnih ograničenja, korištenje generativnog programiranja pri izradi obrazaca za izradu pojedinih funkcija IS-a" (Lovrenčić, 2008). U ovom radu ćemo se bazirati na postupak određivanja redoslijeda razvoja podsustava informacijskog sustava i njegovu automatizaciju. Stoga u nastavku dajemo opis problema. Na početku dizajna IS-a, u svrhu razu-

mijeivanja interakcija između procesa i klasa podataka (proces predstavlja niz aktivnosti a klasa podataka skup podataka koji je od poslovnog značaja (Robinson College of Business, n.g.)) radi se p/k matrica (matrica gdje su u zaglavlju popisani procesi i klase podataka a u tijelu matrice je zabilježena interakcija (Davenport and Short, 1990)).

Tablica 1.1: Primjer p/k matrice sa proizvoljno određenim podsustavima.

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L
1	p/k	k1	k2	k3	k4	k5	k6	k7	k8	k9	k10	
2	p1	CRU	C	CRU			R				R	
3	p2	R	RU	R						R		
4	p3				CRU	C					R	
5	p4	R			R	RU		R	RU		RU	
6	p5				RU	R						
7	p6		RU	R			CRU	C		RU		
8	p7						R	RU			R	
9	p8				RU				CRU	C		
10	p9		R				R		R	RU	R	
11	p10			CRU					RU	R		
12												
13												

Ta matrica predstavlja interakcije cijelog sustava koji se dizajnira i polazna je točka za određivanje podsustava informacijskog sustava.

Definicija 1.1.1. Skup procesa, grupiran po određenom kriteriju, predstavlja podsustav IS-a.

Prije nego krenemo na opis našeg problema objasnimo ukratko na koji način bismo mogli odrediti podsustave.

Definicija 1.1.2 (Lovrenčić, 1997). Neka su p_i i p_j dva procesa i neka su $c_1, \dots, c_k$ klase podataka koje se stvorene ili korištene od strane oba procesa. Neka konekcije koje tvore te klase podataka imaju težine $w_1, \dots, w_k$, $w_l \geq 0$, $l = 1, \dots, k$. Tada definiramo adheziju između procesa p_i i p_j kao

$$Ad(p_i, p_j) = \sum_{l=1}^k w_l \quad (1.1)$$

Definicija 1.1.3 (Lovrenčić, 1997). Neka su k_i i k_j dva podsustava i neka je podsustav k_i sačinjen od procesa $p_1^{(i)}, \dots, p_m^{(i)}$, a podsustav k_j od procesa $p_1^{(j)}, \dots, p_n^{(j)}$. Tada je adhezija između podsustava k_i i k_j jednaka

$$Ad(k_i, k_j) = \sum_{q=1}^m \sum_{r=1}^n Ad(p_q^{(i)}, p_r^{(j)}) \quad (1.2)$$

Definicija 1.1.4 (Lovrenčić, 1997). Neka je S sustav dekomponiran u podsustave $k_1, \dots, k_m$. Njegova ukupna adhezija sustava je

$$Ad(S) = \sum_{i=1}^m \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^m Ad(k_i, k_j) \quad (1.3)$$

"S obzirom da će povećanje adhezije uzrokovati smanjenje kohezije i obratno, kvaliteta dekompozicije sustava obrnuto je proporcionalna adheziji između podsustava. Stoga je cilj ovakvog načina određivanja podsustava IS-a maksimalno smanjenje adhezije s obzirom na definirani broj podsustava." (Lovrenčić, 1997) Nakon što smo grupirali procese u podsustave dolazimo do našeg problema Određivanja redoslijeda razvoja podsustava IS-a. Problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava IS-a nalazi se u području teorije grafova i opisuje se preko usmjerenog cikličkog grafa (u daljnjem tekstu graf) $G = (V, E)$, gdje E predstavlja skup lukova odnosno lukove između čvorova (skup klasa podataka između podsustava), a V predstavlja podsustave IS-a odnosno čvorove. (Kudelić et al., 2011)

Definicija 1.1.5 (Lovrenčić, 1997). *Procesi p_i i p_j su spojeni klasom podataka c_m ako jedan od njih stvara klasu a drugi ju koristi.*

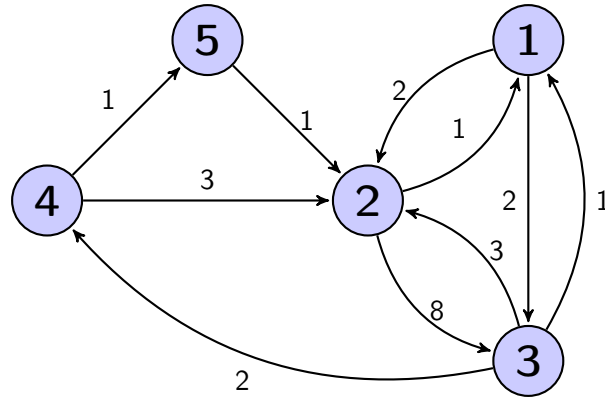
Graf na svakom luku ima težinu pri čemu je $T(E) \geq 1$. Ako imamo luk težine t_{ij} , kojemu je izvorište podsustav ISs_i a odredište podsustav ISs_j , to znači da iz podsustava ISs_i u podsustav ISs_j putuje t_{ij} klasa podataka. "Kao što je vidljivo iz tablice 1.1 normalna je pojava da podsustavi IS-a razmjenjuju relativno mnoštvo klasa podataka. Barem jedna klasa podataka mora biti razmijenjena između podsustava IS-a i IS-a, u suprotnom podsustav nije dio IS-a. Graf G sadrži cikluse što znači kako postoji čvor V u grafu G za koji vrijedi $v_i \rightarrow v_{i+1} \rightarrow v_{i+2} \rightarrow \dots \rightarrow v_i$. Ovakvi ciklusi predstavljaju problem kod određivanja slijeda razvoja podsustava IS-a s obzirom kako to znači da je podsustav A ovisan o nekom podsustavu B te se postavlja pitanje koji bi podsustav trebali prije razviti. Očito je problem razvijati podsustav koji je snažno ovisan o ostatku IS-a, potrebne su mu klase podataka koje trenutno nema, i stoga bi takve situacije bilo poželjno izbjeći" (Kudelić et al., 2011) s obzirom da je u takvim slučajevima potrebno raditi privremena sučelja koja moraju simulirati rad podsustava koji još nisu implementirani. "Radi lakše predodžbe pogledajmo sljedeći primjer uz zadani graf i linearan redoslijed (LO). Definirajmo graf $G = (V, E)$ sa sljedećom matricom; matrica sadrži težine odgovarajućih lukova.

$$G = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 2 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 8 & 0 & 0 \\ 1 & 3 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad (1.4)$$

Pretpostavimo linearan redoslijed od G . $LO(G) := [ISs_1, ISs_2, \dots, ISs_{i-1}, ISs_i]$ je u našem slučaju" (Kudelić et al., 2011)

$$LO[ISs_3, ISs_2, ISs_1, ISs_4, ISs_5]. \quad (1.5)$$

Što znači kako se pretpostavljeni IS izvršava odnosno razvija od podsustava 3 do podsus-



Slika 1.1: Graf prema matrici 1.4.

tava 5. (Kudelić et al., 2011) I sada se problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava IS-a vrlo jasno vidi. (Kudelić et al., 2011) Podsustav ISs_3 sveukupno zahtjeva 10 klasa podataka od ostalih podsustava. Što znači, ako želimo prvo razviti podsustav ISs_3 moramo imati na raspolaganju 10 skupova podataka ili drugačije rečeno trebamo imati na raspolaganju n "dijelova" ostalih podsustava kako bismo mogli u potpunosti razviti, testirati, i pustiti u pogon ISs_3 . Stoga se postavlja logično pitanje: Kojim slijedom bi podsustave trebalo razvijati? Očito bi bilo dobro prvo razviti podsustav koji je slabo ovisan o ostatku IS-a i na taj način slijedno graditi podsustave. Ako se podsustavi razvijaju paralelno, što je u pravilu slučaj, slijed razvoja označava prioritet podsustava u razvoju cijelog IS-a. Dakle, davanjem većeg prioriteta podsustavu koji je slabo ovisan o ostatku IS-a osiguravamo potpuniji razvoj ostalih podsustava.

Definicija 1.1.6. Svaki luk (u, v) , $1 \leq v < u \leq |V|$, predstavlja povratni luk u linearnom slijedu čvorova grafa.

Stoga, riješiti problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava IS-a zapravo znači pronaći linearan slijed razvoja sa minimalnom sumom težina povratnih lukova.

1.2 Kritički osvrt i znanstveni doprinos

Razmišljajući znanstveno iz svih kutova mogli bismo rezonirati i na sljedeći način. Naime, istina je kako je uputno razvijati podsustave na prethodno opisani način, međutim podaci ("dijelovi") odnosno moduli ostatka IS-a se mogu simulirati pa je u tom pogledu prioritet razvoja IS-a nebitan. I realno gledano, istina je kako je to moguće. Za jednostavnije sustave ovakav način rada može funkcionirati. Međutim, što je IS koji treba razviti složeniji vrlo je logično za pretpostaviti kako će biti i teže predvidjeti sva realna stanja u kojima će se IS u radu naći.

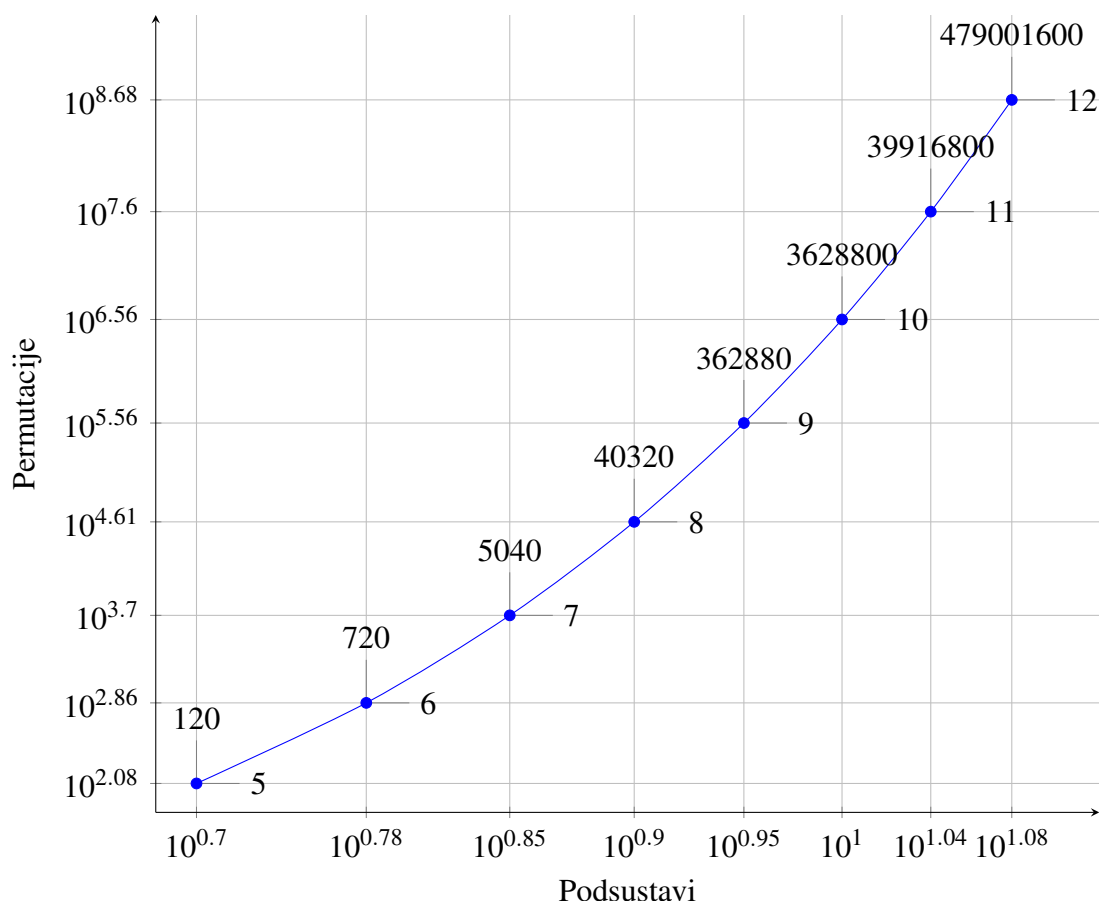
Isto tako, što je skup podataka i modul koji treba simulirati složeniji logično je za pretpostaviti kako će biti teže izraditi simulaciju koja bi bila dovoljno dobra za potrebe razvoja podsustava koji se trenutno razvija (Stonedahl and Rand, 2012) te na taj način postepeno dolazimo do točke gdje je sustav toliko složen da je jedina prava simulacija dijela IS-a zapravo sam taj dio koji treba simulirati u potpunosti implementiran. Nadalje, svaka greška koja nije otkrivena na početku kasnije otežava fazu debugiranja (Zeller, 2009) i testiranja (Myers et al., 2012) i potencijalno povećava vjerojatnost da ne otkrivena greška završi u produkcijskom sustavu. Objavljeno je kako greške koje se pronađu kasnije u razvoju koštaju više od grešaka koje se pronađu u ranijim fazama razvoja (Boehm and Basili, 2001). Ovaj način razmišljanja dodatno potvrđuju podaci koji govore o mnoštvu IS-a koji unatoč najvećim naporima uz mnogo novca ne uspijevaju biti završeni (Computer World, n.g.; Dorsey, 2005; Geambasu et al., 2011).

S obzirom da bi pronalazak slijeda razvoja podsustava sa minimalnom sumom težina povratnih veza osigurao prioritetni razvoj podsustava koji su manje ovisni o ostatku IS-a, logično je zaključiti kako bi takav razvoj, ako ne u potpunosti eliminirao, smanjio probleme koji se javljaju u kasnijim fazama kao što su debugiranje i testiranje. Razvoj IS-a prema takvom slijedu potencijalno bi povećao vjerojatnost ispravljanja grešaka i u ranijim fazama kao što su definiranje zahtjeva i dizajn IS-a s obzirom da ovakav razvoj podrazumijeva raniji razvoj većeg djela IS-a i u tom smislu i ranije vraćanje na prijašnje faze.

Stoga zaključujemo kako je rješavanje ovog problema važno ne samo u teoretskom smislu kroz teoriju grafova i dodirna područja, nego i praktično kao dodatak metodologijama razvoja IS-a. Ova potreba metodologija razvoja IS-a može se vidjeti u (Russo, 1995; Wynekoop and Russo, 2003).

1.3 Hipoteze i ciljevi

Ako bismo htjeli naći optimalno rješenje za problem opisan u podpoglavlju Opis problema trebali bismo sa iscrpnim pretraživanjem proći kroz sve permutacije kako bismo pronašli minimalnu sumu težina povratnih veza u linearnom slijedu razvoju. Za naših 5 podsustava je to 120 što nije puno, međutim sa povećanjem broja podsustava ovakva složenost algoritma vrlo brzo raste. S obzirom na to i na napravljenu analizu u podpoglavlju koje



Slika 1.2: Permutacije kod iscrpnog pretraživanja na logaritamskoj skali.

se bavi sa opisom ovog problema vrlo je vjerojatno kako je ovaj problem NP-težak. Iz ove analize dolazimo do prve hipoteze koja glasi kako sljedeći.

HIPOTEZA 1 Problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava u informacijskom sustavu je NP-težak i APX-težak.

S druge strane kao računalne znanstvenike zanima nas koji je algoritam rješavanja odnosno koji je efikasan način rješavanja problema. Iz tog razloga te uz pretpostavku da će prva hipoteza biti dokazana hipoteza druga glasi kako sljedeći.

HIPOTEZA 2 Algoritam temeljen na metodi Monte Carlo rješava problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava u informacijskom sustavu s proizvoljnom vjerojatnošću dosizanja optimuma u polinomnom vremenu.

S obzirom na dane hipoteze cilj istraživanja glasi kako sljedeći.

CILJ Pronaći efikasno algoritamsko rješenje za problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava informacijskog sustava.

1.4 Doseg istraživanja i metodologija

U ovom radu napraviti ćemo pregled područja s obzirom na prethodno opisani problem. S obzirom da bismo htjeli znati o koliko teškom problemu se radi dokazati ćemo da je problem NP-težak i APX-težak. U suprotnom nismo sigurni što napraviti ako ne uspijemo pronaći efikasan algoritam koji pronalazi optimalno rješenje.

Nakon toga, preko metode Grananja i ograničenja, pronaći ćemo algoritam koji uvijek pronalazi optimalno rješenje. Uz pomoć tog algoritma pronaći ćemo skup optimalnih rješenja za grafove u svrhu daljnjeg testiranja efikasnijeg algoritma i procjene pogreške. Nakon toga ćemo razviti Monte Carlo randomizirani algoritam i usporediti rezultate sa rezultatima algoritma koji se temelji na metodi Grananja i ograničenja. Odabir Monte Carlo randomiziranog algoritma biti će jasniji kada krenemo s osmišljavanjem dotičnog algoritma.

Nakon toga ćemo pokazati na koji način se razvijeno rješenje uklapa u postojeće metodologije razvoja te na koji način je moguće ugrađivati dodatna ograničenja koja su ponekad u praksi potrebna. Radi potpunosti rješavanja problema pokazati ćemo i prethodno pronađenu heuristiku. Isto tako, dotaknuti ćemo se i nekoliko srodnih problema na koje se osmišljeni algoritmi potencijalno mogu primijeniti. S obzirom na hipoteze, ciljeve, i doseg istraživanja, metodologiju istraživanja definirati ćemo na sljedeći način.

Pregled literature. Pregled literature kroz područja vezana za problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava u informacijskom sustavu.

Analiza poznatih metoda i algoritama. Analiza pronađenih metoda i algoritama te komparacija sa problemom istraživanja. Radi bolje povezanosti materije ovaj korak biti će napravljen zajedno sa pregledom literature.

Dokazivanje težine problema. Dokazivanje da je problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava u informacijskom sustavu NP-težak i APX-težak.

Traženje optimalnog rješenja. Osmišljavanje algoritma, koji pronalazi optimalno rješenje, temeljenog na metodi Grananja i ograničenja.

Traženje efikasnog algoritma. Osmišljavanje Monte Carlo randomiziranog algoritma koji će rješavati problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava u informacijskom sustavu s proizvoljnom vjerojatnošću dosizanja optimuma u polinomnom vremenu.

Načini uvrštavanja dodatnih ograničenja i primjena na ostale probleme. Provođenje jednog primjera za svaki algoritam sa uvođenjem dodatnih ograničenja. Razmatranje potencijalne primjene osmišljenih algoritama na ostale slične probleme.

Poglavlje 2

Pregled literature

Kazalo poglavlja

2.1	Modeliranje poslovnih procesa	21
2.2	Razvoj informacijskih sustava	24
2.3	Teorija grafova	26

Problem Određivanja redoslijeda razvoja IS-a svojim opisom pripada teoriji grafova. Svoje izvoriste ima u razvoju informacijskih sustava a indirektno preko razvoja IS-a dodiruje i modeliranje poslovnih procesa (MPP). Stoga je pripadajući pregled literature moguće napraviti isključivo spajanjem ta tri područja. U sljedeća tri poglavlja proći ćemo kroz dodirne točke našeg problema APOSRPIS i područja: modeliranja poslovnih procesa, modeliranja IS-a, i teorije grafova. Kroz takav pregled pokazati ćemo: vezu između svakog područja i našeg problema, na koji način se prema našim saznanjima slijedi razvoj po područjima radi sada, i kakav utjecaj takav način rada ima na naš problem.

2.1 Modeliranje poslovnih procesa

Prvo definirajmo što je to MPP. Kako bismo dali potpuniju i razumljiviju definiciju definirati ćemo dva pojma, općenitiji, upravljanje poslovnim procesima (UPP), i sažetiji koji je nama potreban, MPP. Prema (Ko et al., 2008; van der Aalst et al., 2003) pojam UPP je definiran kao "potpora poslovnim procesima uz korištenje metoda, tehnika i softvera radi dizajniranja, propisivanja, kontroliranja i analiziranja operacijskih procesa koji se tiču ljudi, organizacija, softvera, dokumenata i ostalih izvora informacija".

Prema (Ko et al., 2008; van der Aalst et al., 2003) UPP je najbolje shvatiti preko životnog ciklusa. Prema (Ko et al., 2008; van der Aalst et al., 2003) životni ciklus UPP-a "sastoji se od sljedeće četiri faze:

1. dizajniranje procesa,

2. namještanje sustava,
3. propisivanje procesa,
4. dijagnostika."

Iz ove dvije definicije vidimo kako je MPP dio UPP-a. Dakle, MPP predstavlja prvu i eventualno drugu fazu životnog ciklusa UPP-a za koju bismo mogli reći da upotpunjuje prvu fazu. Prva faza je prema (Ko et al., 2008; van der Aalst et al., 2003) definirana kao "elektroničko modeliranje trenutnog stanja poslovnih procesa u sustav za UPP (BPMS)". A druga faza je prema (Ko et al., 2008; van der Aalst et al., 2003) definirana kao "namještanje BPMS-a i temeljne infrastrukture sustava (npr. sinkronizacija uloga, ...)".

Modeliranje poslovnih procesa se u pravilu obavlja preko skupa tehnika. Najčešće korišteni skup tehnika je prema (Giaglis, 2001):

1. "dijagram toka,
2. IDEF tehnike (IDEF0, IDEF3),
3. petrijeve mreže,
4. simulacija,
5. tehnike bazirane na znanju (eng. Knowledge-based techniques),
6. dijagramiranje aktivnosti uloga (eng. Role activity diagramming)."

Detaljan opis načina rada sa tehnikama vidi se u (Giaglis, 2001). Globalno gledano, MPP pokušava preslikati trenutno stanje organizacije u računalne modele a UPP pokušava to stanje poboljšati s obzirom na definirani kriterij. (Ko et al., 2008) S obzirom da je MPP fokusiran prvenstveno na organizaciju, određivanje slijeda razvoja budućeg IS-a nije u glavnom fokusu.

Međutim, svaka organizacije ima određenu djelatnost s kojom se bavi. S obzirom na tu djelatnost organizacija je postavljena u određenu organizacijsku strukturu sa određenim poslovnim funkcijama, što se može vidjeti u (Žugaj et al., 2004). Ta organizacijska struktura s obzirom na djelatnost i poslovne funkcije ima svoj logičan slijed, npr. od proizvodnje pa sve do marketinga i prodaje. Što znači da kada radimo UPP organizacija se modelira i optimizira upravo s obzirom na tu djelatnost i poslovne funkcije jer se tamo nalaze poslovni procesi. Stoga se kao logičan slijed razvoja IS-a koji proizlazi iz MPP-a odnosno UPP-a nameće onaj slijed koji proizlazi iz poslovnih funkcija i djelatnosti organizacije.

Na primjer, jedan slijed bi mogao biti (sljedeći slijed razvoja IS-a predstavlja djelomičan popis poslovnih funkcija prema (Žugaj et al., 2004)):

1. "nabava,
2. proizvodnja,
3. prodaja,
4. računovodstvo,
5. menadžment."

Pokušamo li ovakav slijed razvoja sagledati općenito uviđamo sljedeće. Ovakav slijed razvoja podsustava IS-a je relativno statičan. Nabava, proizvodnja, kao i sve ostale funkcije u pravilu će zauzimati iste ili vrlo bliske pozicije u slijedu razvoja podsustava IS-a za različite organizacije. Ovaj slijed ne mora biti univerzalan i kao što se vidi iz (Žugaj et al., 2004) on se razlikuje s obzirom na branšu organizacije, međutim unutar branše nije logično očekivati prevelike promjene. Razlog tome je vrlo jednostavan i kao ilustraciju uzmimo sljedeći primjer.

Ako se nalazimo u poslu proizvodnje namještaja prethodno dani primjer slijeda razvoja podsustava IS-a može poslužiti kao osnovan popis funkcija i kao osnovan slijed rada organizacije s obzirom na djelatnost. Uzmemo li sada kao primjer funkciju nabave i proizvodnje, i pokušamo li ih preslikati na neku drugu organizaciju postavlja se sljedeće pitanje: Bismo li morali promijeniti redoslijed tih funkcija i ako bismo morali mijenjati slijed za koliko mjesta bi to bilo? S obzirom da su organizacije u istoj branši bilo bi iznimno nelogično očekivati drastične promjene ili recimo promjenu koja bi zahtijevala prvo proizvodnu funkciju pa onda nabavnu. Možda bismo i mogli između proizvodnje i nabavljanja postaviti npr. kontroliranje kvalitete materijala ili nešto treće, međutim odnos pozicija funkcije nabave i proizvodnje bi ostao isti uz manje promjene koje bi se događale oko tih funkcija.

Iz ovog primjera je očito kako su u ovakvom načinu određivanja slijeda razvoja IS-a pomaci funkcija odnosno podsustava budućeg IS-a vrlo mali. Dakle, ovakav način određivanja slijeda je u pravilu vrlo statičan. Ako to usporedimo sa našim opisom problema uviđamo da je općenito gledano vrlo teško za očekivati kako će ovakav način određivanja slijeda funkcionirati, naime naš opis problema uzima u obzir dinamičnost podsustava IS-a preko klasa podataka dok ovakvo određivanje slijeda uzima u obzir statičnu strukturu funkcija organizacije i slijed proizvoda ili usluge koju nudimo, što se rijetko i u pravilu vrlo malo mijenja.

Stoga zaključujemo kako je s obzirom na opis problema koji je dan u prijašnjem poglavlju ovakav način određivanja slijeda razvoja IS-a neadekvatan. Potrebno je naći rješenje koje će biti u stanju s obzirom na dinamiku svakog IS-a pojedinačno odrediti slijed koji najbolje odgovara toj specifičnoj organizaciji umjesto cijeloj grupi organizacija. Slijed koji bi trebao odgovarati cijeloj grupi organizacija, s obzirom da je rađen generički za svakoga, najvjerojatnije odgovara nikome ili maloj grupi organizacija.

2.2 Razvoj informacijskih sustava

S obzirom na problem koji želimo riješiti, razvoj IS-a promatrati ćemo kroz metodologije razvoja IS-a. Metodologija je definirana kao "općenita strategija istraživanja koja okvirno određuje način na koji treba provesti istraživanje. Metodologija identificira skup metoda koje će se u metodologiji koristiti. Te metode opisuju način prikupljanja podataka ili način računanja određenog rezultata. . . ." (Howell, 2012)

S obzirom na to prema (Centers for Medicare & Medicaid Services, 2008) metodologija razvoja softvera definirana je kao "okvir koji se koristi u svrhu strukturiranja, planiranja i kontroliranja procesa razvoja IS-a." Metodologije koje su ostale u opticaju i koje se spominju kao najčešći izbor kod razvoja IS-a su:

1. "tradicionalne metodologije:
 - (a) Slap (Laplante and Neill, 2004),
 - (b) Transformacija (Winter et al., n.g.);
2. evolucijske metodologije:
 - (a) Pobjeda-Pobjeda (Boehm et al., 1998),
 - (b) Spirala (Boehm, 2000; Boehm et al., 1998);
3. Brzi razvoj softvera (eng. Rapid Application Development) (Geambasu et al., 2011),
4. agilne metodologije:
 - (a) Scrum (Sutherland et al., 2007),
 - (b) Ekstremno programiranje (Geambasu et al., 2011)," (Simão, 2009)
 - (c) Razvojna metoda za dinamične sustave (eng. Dynamic systems development method) (Coleman and Verbruggen, 1998; Stapleton, 1999),
 - (d) Vitki razvoj softvera (eng. Lean software development) (Poppendieck and Poppendieck, 2003),
 - (e) Agilno modeliranje (Boehm, 2002; Scott Ambler Associates, n.g.);
5. Rational unificirani proces (eng. Rational Unified Process) (Geambasu et al., 2011).

Proučavajući metodologije razvoja IS-a nismo naišli na formalno definiran način određivanja slijeda razvoja podsustava IS-a koji bi riješio problem kako je definiran u uvodu ovog rada. Ipak, tijekom razvoja IS-a slijed razvoja se mora odrediti i on se određuje usprkos tome što ga metodologije ne propisuju.

Mogli bismo argumentirati kako je to zato što se slijed razvoja IS-a trenutno određuje preko poslovnih funkcija, odnosno slijeda poslovanja kako je opisano u prethodnom poglavlju, ili nekog drugog poslovnog ili razvojnog kriterija. Prema našem iskustvu neki od kriterija za određivanje slijeda razvoja podsustava IS-a su:

1. poslovne funkcije (životni ciklus proizvoda/usluge),
2. ograničenja tehnologije,
3. prioritetno rješavanje izviraćih problema ili "težina" razvoja podsustava,
4. količina rada,
5. naređenje narućitelja,
6. dovršenost postojećeg rješenja,
7. najbolja praksa.

Niti jedan kriterij ovog tipa nije u mogućnosti riješiti problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava IS-a kako je opisano u podpoglavlju Opis problema. Razlog, niti jedan kriterij nema za cilj smanjenje sume težina povratnih veza u linearnom slijedu razvoja podsustava IS-a pa je u tom smislu nerealno za očekivati da će bilo koji od tih kriterija ili skup kriterija dati takav linearan slijed razvoja gdje će suma težina povratnih veza u slijedu razvoja IS-a biti konzistentno minimalna.

Stoga zaključujemo kako problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava IS-a nije adekvatno riješen. Potragu za mogućim rješenjem nastavljamo u sljedećem poglavlju kroz teoriju grafova. Teorija grafova sadrži veliki skup algoritama od kojih bi barem jedan trebao približno biti primjenjiv na naš problem. Kada nađemo takav algoritam on će biti temelj za daljnja razmišljanja i moguće rješenje našeg problema.

2.3 Teorija grafova

U ovom poglavlju dati ćemo pregled algoritama i metoda iz područja teorije grafova ali i računalnih znanosti općenito koji bi nam mogli pomoći u rješavanju našeg problema. Poglavlje je strukturirano na način da prvo dajemo opis algoritma ili metode, nakon toga dajemo kritički osvrt metode ili algoritma u vidu rješavanja našeg problema, i na kraju razmatramo primjenu algoritma ili metode na naš problem.

Jedan od algoritama koji bi nam mogao biti od koristi je **Topološko sortiranje** (eng. Topological Sort) (Pearce and Kelly, 2006). "Topološko sortiranje je algoritam koji služi za sortiranje vrhova u usmjerenom acikličkom grafu. Topološko sortirani graf $G = (V, E)$ predstavlja linearan redoslijed svih svojih vrhova ako za svaki luk (u, v) vrijedi da u prethodi v u linearnom redoslijedu. Ako graf nije aciklički, tada ne postoji topološko sortirani linearan redoslijed. Topološko sortiranje ima linearnu složenost $O(|V| + |E|)$." (Cormen et al., 2009; Pearce and Kelly, 2006) Pseudokod algoritma Topološkog sortiranja prema (Kahn, 1962) dan je algoritmom 2.1. "Kao što se može vidjeti iz algoritma ako ne pos-

Algoritam 2.1 Pseudokod algoritma Topološkog sortiranja. (Kahn, 1962)

Ulaz: Aciklički graf.

Izlaz: Topološko sortirani niz.

```
{  $L \leftarrow$  Prazna lista koja će sadržavati topološko sortirani niz. }
{  $S \leftarrow$  Skup vrhova ulaznog stupnja 0. }
1: while  $S$  ne prazan do
2:   makni vrh  $n$  iz  $S$ 
3:   umetni  $n$  u  $L$ 
4:   for all vrh  $m$  sa lukom  $e = (n, m)$  do
5:     makni luk  $e$  iz grafa
6:     if vrh  $m$  nema drugih ulaznih lukova then
7:       umetni  $m$  u  $S$ 
8:     end if
9:   end for
10: end while
11: if graf sadrži lukove then
12:   return greška (graf sadrži ciklus)
13: else
14:   return  $L$  (topološko sortirani niz)
15: end if
```

toji barem jedan vrh koji nema ulazne veze tada nije moguće odrediti topološko sortirani slijed. Sortirani graf dan je u L , u suprotnom topološko sortirani slijed ne postoji jer tada imamo barem jedan ciklus u grafu koji želimo topološki sortirati." (Kahn, 1962) Postoji druga implementacija algoritma Topološkog sortiranja. Kod ove implementacije radi se topološko sortiranje vrhova acikličkog usmjerenog grafa pri čemu pronalazak čvora v dva puta dokazuje pojavnost ciklusa u grafu, što znači da graf ne može biti topološki sortiran.

(Cormen et al., 2009) Na ovaj način topološko sortirani slijed pronalazi se pomoću algoritma Dubinskog pretraživanja (eng. Depth First Search). Topološko sortiranje najčešće se koristi za rješavanje problema gdje je potrebno odrediti linearan slijed vrhova s obzirom na neko ograničenje, kao što je sortiranje usmjerenih acikličkih grafova (Arge et al., 2003; Poras et al., 2011) i drugih mreža koje se mogu svesti na problem ovog tipa. Topološko sortiranje vrlo se često koristi za sortiranje zadataka s obzirom na preduvjete (Saltz et al., 1991) što zapravo predstavlja problematiku određivanja slijeda razvoja podsustava IS-a. Postoje naponi koji primjenjuju ovaj algoritam na probleme koji se javljaju kod optimizacije poslovnih procesa kroz binarnu matricu incidencije (Yuan and Wang, 2012). Radi se i na ostalim istraživanjima kao što su upravljanje rasporedom u višeprocessorskom radu (Satish et al., 2008) i evolucijski pristup izradi rasporeda osjetljivih zadataka (Sutherland et al., 2007). Algoritam za Topološko sortiranje očito je dobro poznat i često korišten. Isto tako radi se o algoritmu koji je efikasan. Međutim radi se i o algoritmu koji nije sposoban razriješiti cikluse. S druge strane naš problem podrazumijeva pojavu ciklusa i nije ih moguće izbjeći s obzirom da u grafu koji predstavlja naš problem ne postoji pravilo povezivanja čvorova i lukovi se u graf dodjeljuju mogli bismo reći arbitrarno. Kada bismo postavili određena ograničenja nad povezivanje čvorova sa lukovima došli bismo u situaciju gdje ne bi bilo moguće opisati svaki IS. S obzirom na to ovaj algoritam nije direktno primjenjiv na naš problem, ali ako bismo uspjeli pronaći neki način razrješavanja ciklusa koji bi garantirao minimalnu sumu težina povratnih veza ovaj algoritam bio bi u stanju riješiti problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava IS-a.

Sljedeći algoritam koji bi nam mogao biti od koristi u rješavanju našeg problema, a već smo ga i spomenuli, je **Dubinsko pretraživanje** (eng. Depth First Search). "DFS algoritam služi za pretraživanje stabla/grafa. Radi na takav način da za određeni vrh v pretražuje graf u dubinu i pri tome se naravno lukovi E istražuju od vrha na kojem trenutno jesmo. Nakon što više nije moguće ići u dubinu moramo se vratiti do pozicije koja sadrži lukove kojima još nismo putovali i tada pretražujemo dodatne vrhove koje još nismo posjetili. Ovaj postupak se ponavlja sve dok nismo posjetili sve vrhove grafa $G = (V, E)$ krećući od vrha kojeg smo odabrali za početni (početni se vrh u pravilu odabire arbitrarno). U slučaju da DFS ne uspije otkriti sve vrhove moramo cijeli postupak ponoviti, ali ovaj put sa drugim vrhom kao početnim." (Cormen et al., 2009) Složenost DFS-a je $O(|V| + |E|)$ (Tarjan, 1972). Pseudokod rekurzivnog DFS algoritma prema (Cormen et al., 2009; Goodrich and Tamassia, 2001) dan je algoritmom 2.2. DFS algoritam ima široku primjenu. Često se koristi za topološko sortiranje (Cormen et al., 2009; Tarjan, 1976), detekciju ciklusa (Tarjan, 1972) i testiranje planarnosti (de Fraysseix et al., 2006). Algoritam je efikasan i pogodan za rješavanje problema koji su u svojoj naravi, nazovimo ih tako, slijedni. Izvršimo li DFS algoritam na grafu koji opisuje naš problem dobiti ćemo u linearnom vremenu određeni linearan slijed no ne znamo koliko je to rješenje dobro. Pretvorimo li pak graf koji opisuje naš problem u potpuni graf mogli bismo iskoristiti

Algoritam 2.2 Pseudokod rekurzivnog DFS algoritma. (Cormen et al., 2009; Goodrich and Tamassia, 2001)

Ulaz: Graf G i početni čvor $v \in G$.

Izlaz: Pronađeni i označeni skup čvorova koji su u dosegu početnog čvora $v \in G$.

```
1: funkcija  $DFS(G, v)$  :  
2:   označi  $v$  (čvor je otkriven)  
3:   for all lukove  $(v, w) \in G.susjedniLukovi(v)$  do  
4:     if čvor  $w$  nije označen (čvor nije otkriven) then  
5:       pozovi  $DFS(G, w)$   
6:     end if  
7:   end for
```

DFS algoritam za pronalazak optimalnog rješenja za naš problem. Naime, ukoliko izvršimo DFS algoritam na ovakvom grafu za svaki čvor kao početni tražeći sve putove i pri tome režući grane koje nisu perspektivne moguće je deterministički odrediti slijed čvorova koji bi imao minimalnu sumu težina povratnih veza. Mana ovakvog algoritma je njegova eksponencijalna ili gora složenost (Levitin, 2011), tako da nam efikasno rješenje još uvijek izmiče.

Rješavanje problema Dubinskim pretraživanjem općenito je u informatici poznato kao **metoda Traganja s vraćanjem** (eng. Backtracking). Metoda Traganja s vraćanjem često se koristi kod zahtjevnih problema gdje je potrebno znati optimalno rješenje kako bi se izbjeglo korištenje metode Iscrpnog pretraživanja koja pretražuje cijelo područje pretrage (eng. Brute force). "Metoda Traganja s vraćanjem se bazira na inteligentnijem pristupu metodi Iscrpnog pretraživanja. Princip ove metode je graditi rješenje postepeno kroz komponente i pri tome evaluirati takva rješenja na sljedeći način. Ako se komponenta može unaprijediti bez kršenja ograničenja problema, tada se u komponentu dodaje prvi sljedeći obećavajući čvor, u protivnom se algoritam vraća natrag na prvu komponentu sa kojom može raditi. Ustaljena implementacija ove metode je preko algoritma koji koristi stablo stanja kao način dolaska do konačnog rješenja. Vrh takvog stabla zove se obećavajući u slučaju da može dovesti do konačnog rješenja, inače je naziv ne obećavajući. U slučaju obećavajućeg čvora gradi se sljedeća dublja komponenta, u suprotnom se ne obećavajuća grana odbacuje i vraćamo se natrag po stablu kroz čvorove sve dok ne dođemo do komponente sa kojom možemo dalje raditi. Kada stignemo do lista stabla komponente koja ne krši ograničenja problema, ta komponenta predstavlja rješenje problema ili jedno rješenje od više njih. Kada algoritam dostigne rješenje proces pretrage se u potpunosti zaustavlja ili se nastavlja sve dok se ne nađu sva rješenja, ako se radi o problemu gdje rješenje nije jedinstveno." (Knuth, 2011; Levitin, 2011)

Sljedeća metoda koja bi nam mogla pomoći u rješavanju našeg problema je **metoda Pohlepe** (eng. Greedy). Metoda Pohlepe je vrlo jednostavna i izravna. "Metoda Pohlepe nalaže sljedeće. Uzimajući u obzir ulaz n te funkciju cilja, pohlepno stvaraj lokalni optimum u nadi pronalaska globalnog optimuma. Rješenje koje zadovoljava funkciju cilja

naziva se moguće rješenje. Iz ovoga proizlazi da moramo pronaći moguće rješenje koje maksimizira ili minimizira funkciju cilja te se moguće rješenje, koje ovo radi, naziva najbolje rješenje." (Levitin, 2011) Metoda je iznimno brza iako kratkovidna. Pseudokod prema (Horowitz and Sahni, 1984) za općenitu funkciju koja koristi metodu Pohlepe dan je algoritmom 2.3. "Funkcija *Izaberi* uzima za argument A i vraća potencijalno rješenje te ga stavlja u x , *Moguće* je funkcija koja vraća istinitost tvrdnje s obzirom na moguće rješenje $r_{\text{ješenje}}$ i x , funkcija $\cup$ u slučaju da x poboljšava moguće rješenje stvara novo rješenje i ažurira stanje funkcije cilja." (Levitin, 2011) Ova metoda najčešće se koristi kada nije

Algoritam 2.3 Pseudokod općenite funkcije metode Pohlepe. (Horowitz and Sahni, 1984)

Ulaz: Skup kandidata A i broj izvršavanja algoritma n .

Izlaz: Rješenje stvoreno iz skupa kandidata A .

```

1: funkcija Greedy( $A, n$ ) :
2:    $r_{\text{ješenje}} \leftarrow \emptyset$ 
3:   for  $i \leftarrow 0$  to  $n$  do
4:      $x \leftarrow \text{Izaberi}(A)$ 
5:     if Moguće( $r_{\text{ješenje}}, x$ ) then
6:        $r_{\text{ješenje}} \leftarrow \cup(r_{\text{ješenje}}, x)$ 
7:     end if
8:   end for
9:   return  $r_{\text{ješenje}}$ 
```

nužno znati optimalno rješenje ali nam je potreban odgovor brzo. Iako, postoje algoritmi kao što je na primjer Primov algoritam (Prim, 1957) za pronalazak minimalnog razapinjućeg stabla (MST) koji pomoću metode Pohlepe dokazano pronalazi optimum. Ovu metodu je naravno moguće iskoristiti za rješavanje našeg problema. Primjer mogućeg heurističkog rješenja vidi se u našem pred istraživanju u (Kudelić et al., 2011). Međutim, problem takvog heurističkog rješenja je to što ne znamo koliko algoritam griješi i stoga nismo sigurni u rezultat koji algoritam daje kao izlaz. Stoga će svrha ovog rada biti pronalazak algoritma za koji možemo izračunati mjeru sigurnosti za izlaz koji daje.

Sljedeća i zadnja metoda koju ćemo spomenuti, s obzirom da rješavamo optimizacijski problem, je **metoda Grananja i ograničenja** (eng. Branch and Bound). Ovo je metoda koja dokazano daje optimalno rješenje, iako u najgorem slučaju složenost algoritma može otići u eksponencijalno vrijeme ili gore. (Levitin, 2011; Winston, 1992) Uz slojeve koji se dodaju na ovu metodu kroz dopustive heuristike metoda u određenim slučajevima može biti iznimno brza. (Winston, 1992) Ova metoda za razliku od DFS-a, odnosno metode Traganja s vraćanjem, istovremeno proširuje sve grane čvora koji je perspektivan. (Winston, 1992) Perspektivnost čvora određuje se preko funkcije pomoću koje utvrđujemo vodi li čvor potencijalno do rješenja koje je bolje od onog kojeg trenutno imamo. (Winston, 1992) Grane koje nisu perspektivne, one koje ne vode do rješenja i one koje ne vode do boljeg rješenja, se režu. (Winston, 1992) Na ovaj način smanjujemo područje pretrage.

(Winston, 1992) Nakon proširenja odabire se novi perspektivan čvor koji se dalje proširuje. (Winston, 1992) Ovaj postupak se ponavlja sve dok ne dođemo do lista koji je izabran kao perspektivan. (Winston, 1992) To znači da je za daljnje proširenje odabran čvor koji se ne može više proširiti i stoga je niz čvorova koji je doveo do lista stabla trenutno najbolje rješenje. (Levitin, 2011; Winston, 1992) Najbolje rješenje pamtimo i cijeli postupak ponavljamo sve dok nismo sve ispitali. (Winston, 1992) Neki od primjera korištenja ove metode jesu problem Trgovačkog putnika (Conway et al., 2003), optimizacija sa više ciljeva (Žilinskas and Zhigljavsky, 2004). Iz opisa prethodne metode i podpoglavlja Opis problema očito je kako ova metoda predstavlja odličan izbor za rješavanje našeg problema, optimalno. Stoga ćemo u sljedećem poglavlju, koje se bavi rezultatima našeg istraživanja, osmisлити algoritam koji pomoću ove metode pronalazi optimalno rješenje za naš problem.

Poglavlje 3

Rezultati

Kazalo poglavlja

3.1	Problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava IS-a je NP-težak	31
3.2	Algoritam temeljen na metodi Grananja i ograničenja	34
3.3	Monte Carlo randomizirani algoritam	56
3.4	Heuristika	73
3.5	Korištenje razvijenih algoritama i načini uvrštavanja dodatnih ograničenja . .	76
3.6	Primjena OSRPIS algoritama na ostale probleme	79

Sada kada smo se detaljnije upoznali sa problemom možemo krenuti na njegovo rješavanje. Stoga ćemo ovo poglavlje započeti sa problematikom težine nakon čega ćemo krenuti u osmišljavanje, analizu, i izradu algoritama te eksperimentiranje i procjenu kvalitete rezultata. Poglavlje ćemo zaključiti sa opisom načina korištenja algoritama te sa načinima uvrštavanja dodatnih ograničenja koja su ponekada u praksi nužna. Isto tako, ukratko ćemo se dotaknuti primjene algoritama, koji rješavaju problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava IS-a, na ostale probleme.

3.1 Problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava IS-a je NP-težak

Nakon matematičkog opisa problema, koji je dan u podpoglavlju Opis problema, Određivanja redoslijeda razvoja podsustava informacijskog sustava (OSRPIS), kroz teoriju grafova, uvidjeli smo kako je dotični optimizacijski problem vrlo vjerojatno NP-težak. Pronalazak efikasnog algoritma koji daje optimalno rješenje tog problema uvelike ovisi o toj mogućnosti. Stoga bi bilo dobro saznati jeli to zaista tako kako smo to mi naslutili. Problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava informacijskog sustava u optimizacijskoj verziji glasi kako sljedeći.

Instanca: Usmjereni graf $G = (V, E)$.

Pitanje: Koji linearan slijed vrhova v_i ($i = 1 \dots |V|$) grafa G daje minimalnu sumu težina povratnih veza (lukova) $\sum_{\substack{(u,v) \in E \\ u > v}} T(u, v)$?

Problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava IS-a u verziji odluke glasi kako sljedeći.

Instanca: Usmjereni graf $G = (V, E)$, prirodan broj $K \leq \sum E$.

Pitanje: Postoji li linearan slijed vrhova v_i ($i = 1 \dots |V|$) grafa G pri čemu je suma težina povratnih veza (lukova) $\sum_{\substack{(u,v) \in E \\ u > v}} T(u, v) \leq K$?

Pretražujući znanstvenu literaturu u potrazi za problemom koji bismo mogli svesti na naš problem u (Crescenzi and Kann, 1998) nailazimo na dobro poznati problem iz teorije grafova, Minimalni povratni skup lukova (MPSL; eng. Minimum Feedback Arcs Set). Ovaj problem u verziji odluke je NP-potpun (Karp, 1972) i prema (Crescenzi and Kann, 1998) glasi kako sljedeći.

Instanca: Usmjereni graf $G = (V, A)$, prirodan broj $K \leq |A|$.

Pitanje: Postoji li podskup $A' \subseteq A$ pri čemu je $|A'| \leq K$ i A' sadrži barem jedan luk iz svakog usmjerenog ciklusa u G ?"

S obzirom da je ovaj problem u verziji odluke NP-potpun, optimizacijska verzija u kojoj je potrebno pronaći minimalan broj lukova koji svojim uklanjanjem čine graf slobodnim od usmjerenih ciklusa je NP-teška (Lawler, 1964), čak i u jednostavnijoj verziji turnira (Kenyon-Mathieu and Schudy, 2007). Prema (Kann, 1992) problem pronalaska Minimalnog povratnog skupa lukova je APX-težak. Sada kada znamo kakav je problem koji želimo svesti na naš problem pogledajmo jeli naš problem zaista onakav kakav smo pretpostavili da bi mogao biti, odnosno dokažimo da je problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava IS-a NP-težak.

Teorem 3.1.1. *Problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava informacijskog sustava, u verziji odluke, je NP-potpun.*

Dokaz. Jasno je kako OSRPIS pripada klasi NP. Naime, OSRPIS ima oblik problema odluke. Također, ako za zadani primjerak OSRPIS-a netko pogodi ispravan linearni redoslijed čvorova, tada se u polinomnom vremenu mogu pronaći povratni lukovi, odrediti suma njihovih težina, te provjeriti je li ta suma zaista $\leq$ od zadanog K .

Odaberimo proizvoljni primjerak problema PSL. Neka se taj primjerak zove Primjerak 1, neka je on zadan grafom $G = (V, E)$ i brojem K . Konstruirajmo odgovarajući primjerak problema

OSRPIS, nazovimo ga Primjerak 2. Taj Primjerak 2 zadan je istim grafom $G = (V, E)$ i istim brojem K . Jedina mala razlika je to što su u Primjerku 2 svim lukovima pridružene jedinične težine.

Tvrdimo kako vrijedi: Primjerak 2 ima rješenje (odgovor na njegovo pitanje je "da") ako i samo ako Primjerak 1 ima rješenje (odgovor na njegovo pitanje je "da"). Sljede detalji dokaza ove tvrdnje.

- Pretpostavimo da odgovor na pitanje iz Primjerka 2 glasi "da". To znači da postoji linearni slijed vrhova iz G takav da je suma težina odgovarajućih povratnih lukova $\leq K$. Neka je S skup svih tih povratnih lukova. Tvrdimo da je S rješenje za Primjerak 1. Zaista, zbog jediničnih težina, očito je da $|S|$ mora biti $\leq K$. Također, ne može postojati usmjereni ciklus u G koji ne sadrži ni jedan luk iz S , jer bi promatranjem tog ciklusa našli još jedan povratni luk kojeg nema u S (što bi bila kontradikcija sa činjenicom da je S skup svih povratnih lukova).
- Pretpostavimo da odgovor na pitanje iz Primjerka 2 glasi "ne". Tvrdimo da odgovor na pitanje iz Primjerka 1 tada također mora biti "ne". Da bi to pokazali, pretpostavimo suprotno, da postoji skup lukova S , takav da je $|S| \leq K$ i takav da svaki ciklus iz G sadrži bar jedan luk iz S . Izbacimo lukove iz S iz G , tada preostali dio od G (nazovimo ga G') mora biti acikličan jer smo prekinuli sve cikluse. Pronađimo topološko sortirani slijed vrhova za G' (ona postoji jer je G' acikličan). Tvrdimo kako je dobiveni slijed vrhova rješenje za Primjerak 2. Zaista, povratni lukovi iz G ne postoje u G' pa je jasno da su svi oni uključeni u S , pa je zbroj njihovih jediničnih težina $\leq K$. Dakle našli smo rješenje za Primjerak 2, što je kontradikcija s pretpostavkom da odgovor na pitanje iz Primjerka 2 glasi "ne".

Jasno je da se sve opisane konstrukcije mogu izvesti u polinomnom vremenu. Time je dokaz završen. *Q.E.D.*

Korolar 3.1.1. *Iz Teorema 3.1.1 direktno proizlazi da je optimizacijska verzija problema OSRPIS NP-teška.*

Korolar 3.1.2. *Iz Teorema 3.1.1 direktno proizlazi, s obzirom da je prema (Kann, 1992) problem MPSL APX-težak, da je OSRPIS problem APX-težak.*

Sada kada smo odredili kojim klasama računalne teorije složenosti problem OSRPIS pripada možemo adekvatno izabrati način rješavanja problema imajući u vidu sljedeće.

1. Dosizanje optimalnog rješenja.
2. Efikasnost algoritma.

Razlozi odabira konkretnih metoda i algoritama za rješavanje problema OSRPIS detaljnije su opisani u narednim podpoglavljima.

3.2 Algoritam temeljen na metodi Grananja i ograničenja

Sada znamo da je problem OSRPIS NP-težak. Stoga ćemo iskoristiti metodu Grananja i ograničenja kako bismo razvili algoritam koji pronalazi minimalnu sumu

$$\sum_{\substack{(u,v) \in E \\ u > v}} T(u,v) \quad (3.1)$$

u linearnom slijedu vrhova v_i ($i = 1 \dots |V|$). S obzirom da je opis metode Grananja i ograničenja dan kod pregleda literature krenuti ćemo direktno sa stvaranjem algoritma koji će riješiti problem OSRPIS. Ulaz u algoritam predstavlja graf G dan kroz popis lukova. Primjer popisa lukova dan je jednadžbom 3.2.

$$G = \left\{ \begin{array}{ll} [(1,3),2], & [(1,2),2], \\ [(2,3),8], & [(2,1),1], \\ [(3,1),1], & [(3,2),3], \\ [(3,4),2], & [(4,2),3], \\ [(4,5),1], & [(5,2),1], \end{array} \right\} \quad (3.2)$$

Izlaz iz algoritma je minimalna suma težina povratnih veza i linearan slijed čvorova koji daje tu sumu. S obzirom da razvijamo algoritam temeljen na metodi Grananja i ograničenja moramo moći stvarati stablo permutacija i s obzirom na trenutni minimum određene grane proširivati stablo sve dok ne dođemo do optimuma. U tu svrhu algoritam ćemo podijeliti na tri funkcije.

Algoritam 3.1 Pseudokod funkcije *zapocni_stablo(...)* : algoritma koji optimalno rješava problem OSRPIS.

Ulaz: Usmjereni ciklički graf $G = [(u,v), T(u,v)]$.

Izlaz: Minimalna suma težina povratnih veza i slijed vrhova v_i ($i = 1 \dots |V|$).

- 1: Pronađi skup svih vrhova V
 - 2: Pomoću metode Pohlepe pronadji slijed koji ima vrhove sa većim izlaznim stupnjem na početku, suma $\sum_{(u,v) \in E, u > v} T(u,v)$ tog slijeda predstavlja početni globalni optimum
 - 3: Prolazeći kroz skup svih vrhova V započni stvaranje stabla i pozovi funkciju *završi_stablo(korijen, V, početni_globalni_optimum)* :
 - 4: Ukoliko je funkcija *završi_stablo(...)* : vratila bolje rješenje spremi podatke i nastavi prolaziti kroz skup vrhova V sve dok se ne iscrpe svi vrhovi skupa
 - 5: Ukoliko funkcija *završi_stablo(...)* : nije vratila bolje rješenje nastavi prolaziti kroz skup vrhova V sve dok se ne iscrpe svi vrhovi skupa
 - 6: Nakon što su iscrpljeni svi vrhovi skupa V vrati minimalnu sumu težina povratnih veza i slijed vrhova v_i ($i = 1 \dots |V|$)
-

Prva funkcija, *zapocni_stablo(...)* :, bit će zadužena za pronalazak početne maksimalne sume težina povratnih lukova, pronalazak svih čvorova iz ulaznog grafa radi kasnijeg

lakšeg stvaranja permutacija stabla, te za započinjanje podstabala i praćenje trenutnog optimuma. Maksimalnu početnu sumu težina povratnih lukova odnosno početni globalni optimum odrediti ćemo preko metode Pohlepe. Prvo ćemo poredati čvorove silazno prema broju izlaznih lukova a zatim ćemo za takav slijed izračunati sumu

$$\sum_{\substack{(u,v) \in E \\ u > v}} T(u, v).$$

Ova suma je blizu optimuma (pretpostavljamo) i predstavlja vrijednost koja ne narušava pronalazak optimuma s obzirom da je dobivena iz jednog realnog slijeda ulaznog grafa. Pomoću ove sume ćemo odrezati grane stabla koje nikako ne mogu biti optimalno rješenje.

Druga funkcija, *završi_stablo(...)* :, bit će zadužena za stvaranje podstabala, odnosno podskupa permutacija $p \subset P$. Ova funkcija može prekinuti svoje izvršavanje jedino u dva slučaja.

Algoritam 3.2 Pseudokod funkcije *završi_stablo(...)* : algoritma koji optimalno rješava problem OSRPIS.

Ulaz: Korijen stabla, popis vrhova grafa $G = [(u, v), T(u, v)]$, trenutni optimum.

Izlaz: Novi optimum $\sum_{(u,v) \in E, u > v} T(u, v)$ i slijed vrhova v_i ($i = 1 \dots |V|$).

- 1: Za čvor k odnosno granu koja potencijalno vodi do boljeg rješenja pronađi skup vrhova $v \subset V$
- 2: Za svaki čvor pronađenog podskupa v izračunaj sumu težina povratnih veza (svaki čvor sadrži ukupnu sumu do sebe uključujući i sebe)
- 3: Proširi čvor koji potencijalno vodi do boljeg rješenja
- 4: Ukoliko čvor nije moguće proširiti to znači da smo došli do novog optimuma te vraćamo

$$\sum_{(u,v) \in E, u > v} T(u, v) \text{ i slijed vrhova } v_i \text{ (} i = 1 \dots |V| \text{)}$$

- 5: Pronađi granu stabla sa najmanjom sumom $\sum_{(u,v) \in E, u > v} T(u, v)$ pri čemu se kod grana sa istom sumom

odabire ona koja je na višoj razini

- 6: Ukoliko je $\sum_{(u,v) \in E, u > v} T_{ptnc}(u, v) \geq \sum_{(u,v) \in E, u > v} T_{trn}(u, v)$ prekini izvršavanje funkcije i vrati praznu listu

- 7: Vрати se na početak
-

1. Ukoliko moramo proširiti čvor koji je list s obzirom da to znači da smo naišli na novi optimum.
2. Ukoliko je suma težina povratnih veza potencijalno optimalne grane

$$\sum_{\substack{(u,v) \in E \\ u > v}} T_{ptnc}(u, v) \geq D_{opt}. \quad (3.3)$$

Što znači kako već imamo linearan slijed čvorova koji je jednako dobar ili bolji od

trenutno najboljeg u novom podstablu i daljnjim proširivanjem novog podstabla ne možemo poboljšati dosadašnji optimum D_{opt} .

Funkcija će uz kriterij najmanje sume težina povratnih veza za odabir potencijalno optimalne grane koristiti i kriterij razine čvora. Naime, ukoliko je potencijalno optimalna vrijednost pronađena na čvoru više razine ta grana će potencijalno brže dovesti do novog optimuma. Ovaj brži dolazak do novog optimuma ovisi o ulaznom grafu. Ukoliko se to ne dogodi ovaj kriterij neće dovesti do bespotrebnog proširivanja čvorova s obzirom da uniforman odabir potencijalne grane zahtijeva proširivanje potencijalno svih grana trenutno najmanje vrijednosti.

Algoritam 3.3 Pseudokod funkcije *tezina_veze(...)* : algoritma koji optimalno rješava problem OSRPIS.

Ulaz: Čvor k i njegovi preci.

Izlaz: $\sum_{1 \leq u \leq (k-1)} T(k, u)$.

1: Vрати $\sum_{1 \leq u \leq (k-1)} T(k, u)$

Treća funkcija, *tezina_veze(...)* :, bit će zadužena za računanje ukupne sume težina povratnih veza određenog čvora u grani koja se proširuje tim čvorom. S obzirom da će se za svaki čvor računati suma težina povratnih veza, za ukupnu sumu koja se računa u funkciji *završi_stablo(...)* : dovoljno je izračunati sumu težina povratnih veza čvora koji se dodaje u podstablo i oca. Što znači da će svaki čvor određene grane sadržavati podatak o ukupnoj sumi težina povratnih veza do tog čvor u toj grani uključujući i taj čvor. Pseudokod ovih funkcija vidi se u algoritmima 3.1, 3.2, 3.3.

Implementacija algoritma 3.1: Implementacija algoritma, temeljenog na metodi Grananja i ograničenja, za optimalno rješavanje problema OSRPIS.

```
1 __author__ = 'Robert'
2
3 from treelib import Tree # izvor: https://github.com/caesar0301/pyTree,
   ucitano: 29.08.2014.
4
5 # ulazni graf
6 g = [[[1, 3], 2], [[1, 2], 2], [[2, 3], 8],
7       [[2, 1], 1], [[3, 1], 1], [[3, 2], 3],
8       [[3, 4], 2], [[4, 2], 3], [[4, 5], 1], [[5, 2], 1]]
9
10 # dovrši stablo i pronadi optimum podstabla
11 def završi_stablo(korijen, vrhovi_grafa,
12                  minimalna_suma_slijeda):
13
14     podstablo = Tree()
15     podstablo.create_node(str(korijen) + ";0", korijen) # stvaranje korijena
   podstabla
16     instanca_rod_tren_cvora = podstablo.parent(korijen) # instanca cvora
   podstabla preko koje dolazimo do oca
17     trenutni_cvor = podstablo.get_node(korijen) # trenutni potencijalno
   optimalni odabir
18     id_cvora = len(vrhovi_grafa) + 1 # jedinstveni identifikator cvorova u
   podstablu
19
20     popis_cvorova_perm = [] # popis svih predaka određenog cvora podstabla
21     cvor_prosiren = False # indikacija može li se trenutni cvor dalje
   prosirivati
22
23     while True:
24         while True:
25             if instanca_rod_tren_cvora is not None: # traženje cvorova
   permutacije radi sirenja stabla
26                 popis_cvorova_perm.append(int
27                 (instanca_rod_tren_cvora.tag
28                  [:instanca_rod_tren_cvora.tag.rfind(';')]))
29                 instanca_rod_tren_cvora = podstablo.parent
30                 (instanca_rod_tren_cvora.identifier)
31             else:
32                 break
33
34         # suma povratnih lukova do trenutnog cvora
35         suma_trenutni_cvor = int(trenutni_cvor.tag[trenutni_cvor.tag.rfind(';')
36                                   ] + 1:))
```

```

37     for novi_cvor in vrhovi_grafa:
38         # filtriranje cvorova permutacije
39         if novi_cvor not in popis_cvorova_perm \
40             and novi_cvor != int(trenutni_cvor.tag
41                 [:trenutni_cvor.tag.rfind(';')]):
42
43             suma_novi_cvor = \
44                 tezina_veze(novi_cvor, int(trenutni_cvor.tag
45                     [:trenutni_cvor.tag.rfind(';')]),
46                     popis_cvorova_perm) + suma_trenutni_cvor
47             # dodavanje sinova na trenutni potencijalno optimalni odabir
48             id_cvora += 1
49             podstablo.create_node(str(novi_cvor) + ";"
50                 + str(suma_novi_cvor),
51                 id_cvora, parent=trenutni_cvor.identifier)
52             cvor_prosiren = True
53
54     if not cvor_prosiren: # pronaden novi optimum
55         popis_cvorova_perm.reverse()
56         popis_cvorova_perm.append(int(trenutni_cvor.tag
57             [:trenutni_cvor.tag.rfind(';')])) # linearan slijed
58
59         suma = int(trenutni_cvor.tag
60             [:trenutni_cvor.tag.rfind(';') + 1:])
61
62         podstablo.show()
63         return suma, popis_cvorova_perm
64
65     listovi_stabla = podstablo.leaves() # dohvatanje instanci listova
66     podstabla
67     najmanja_suma_list = listovi_stabla[0]
68
69     # pronalazak lista sa najmanjom sumom povratnih lukova
70     for list_ in listovi_stabla:
71         if int(list_.tag[list_.tag.rfind(';') + 1:]) \
72             < int(najmanja_suma_list.tag[najmanja_suma_list.tag.rfind(
73                 ';' + 1:]):
74
75             najmanja_suma_list = list_
76
77     elif int(list_.tag[list_.tag.rfind(';') + 1:]) \
78         == int(najmanja_suma_list.tag[najmanja_suma_list.tag.rfind(
79             ';' + 1:]):
80
81         # u slučaju da je list sa jednakom vrijednosti povratnih
82         lukova na visoj razini podstabla
83         if podstablo.level(list_.identifier) > podstablo.level(
84             najmanja_suma_list.identifier):

```

```

79
80         najmanja_suma_list = list_
81     # ako je suma trenutnog slijeda veca od do sada optimalnog slijeda
82     # prekini daljnju potragu
83     if int(najmanja_suma_list.tag
84           [najmanja_suma_list.tag.rfind(';') + 1:]) >= minimalna_suma_slijeda
85         :
86
87         podstablo.show()
88         return []
89
90     # ponovno postavljanje privremenih varijabli
91     trenutni_cvor = najmanja_suma_list
92     instanica_rod_tren_cvora = podstablo.parent(trenutni_cvor.identifier)
93     popis_cvorova_perm = []
94     cvor_prosiren = False
95
96 def zapocni_stablo(graf): # zapocni sva stabla
97
98     suma_lukova = 0 # maksimalna globalna suma na pocetku i minimalna suma
99     # kasnije
100     popis_vrhova = [] # popis svih vrhova grafa
101     slij_vrhova_min_pov_sume_luk = [] # slijed cvorova sa minimalnom sumom
102     # povratnih lukova
103
104     for tezina_luka in graf:
105         # pronalazak vrhova grafa
106         if tezina_luka[0][0] not in popis_vrhova:
107             popis_vrhova.append(tezina_luka[0][0])
108
109         # u slucaju da cvor nema izlaznih lukova
110         if tezina_luka[0][1] not in popis_vrhova:
111             popis_vrhova.append(tezina_luka[0][1])
112
113     # popis svih vrhova sa izlaznim lukovima
114     popis_vrh_temp = []
115     # pronalazak broja izlaznih lukova za svaki vrh
116     for vrh_ in popis_vrhova:
117         suma_vrh = 0
118         for tezina_luka in graf:
119             if tezina_luka[0][0] == vrh_:
120                 suma_vrh += tezina_luka[1]
121
122     popis_vrh_temp.append([vrh_, suma_vrh])
123
124     # sortiranje prema broju izlaznih lukova
125     popis_vrh_temp = sorted(popis_vrh_temp,

```

```
122         key=lambda popis: popis[1])
123
124     brojac_vrh = 0
125     broj_vrhova = len(popis_vrh_temp)
126     popis_pov_luk = [] # popis cvorova i povratnih lukova
127
128     # racunanje povratnih veza za sortirani niz lukova
129     while brojac_vrh < broj_vrhova:
130         brojac_vrhovi = brojac_vrh + 1
131         suma_pov_luk = 0
132         while brojac_vrhovi < broj_vrhova:
133             for luk in graf:
134                 if popis_vrh_temp[brojac_vrh][0] == luk[0][0] and
135                     popis_vrh_temp[brojac_vrhovi][0] == luk[0][1]:
136                     suma_pov_luk += luk[1]
137                     break
138             brojac_vrhovi += 1
139
140         # pohranjivanje sume povratnih lukova za svaki cvor
141         popis_pov_luk.append([popis_vrh_temp[brojac_vrh][0], suma_pov_luk])
142         brojac_vrh += 1
143
144     for luk_i in popis_pov_luk: # sumiranje povratnih veza i postavljanje
145         pocetnog optimuma
146         suma_lukova += luk_i[1]
147
148     # postavljanje sume lukova na jedan vise radi pronalazenja heuristicki
149     otkrivenog optimuma
150     suma_lukova += 1
151
152     for vrh in popis_vrhova: # prolazak kroz podstabla
153         temp = zavrsi_stablo(vrh, popis_vrhova, suma_lukova)
154         if len(temp) == 2: # pronaden novi optimum
155             suma_lukova = temp[0]
156             slij_vrhova_min_pov_sume_luk = temp[1]
157
158     return "Suma->", suma_lukova, "Slijed->", slij_vrhova_min_pov_sume_luk #
159     vracanje globalnog optimuma
160
161 def tezina_veze(u, v, preci_v):
162
163     suma_tezina = 0 # suma tezina izmedu cvora u i svih prijasnjih cvorova
164     popis_ocuvanog_slijeda = [v] # popis cvorova ocuvanog slijeda
165
166     popis_ocuvanog_slijeda.extend(preci_v)
167
168     for vrh_ in popis_ocuvanog_slijeda:
169         for luk in g:
```

```
165         # sumiranje povratnih lukova
166         if luk[0][0] == u and luk[0][1] == vrh_:
167             suma_tezina += luk[1]
168             break
169
170     return suma_tezina
171
172 # Ulaz: graf g{(u,v),T(u,v)}; Izlaz: minimalna suma povratnih veza i slijed
    vrhova koji daje tu sumu
173 print(zapocni_stablo(g))
```

Sada kada znamo na koji način algoritam radi i pronalazi optimalno rješenje problema OSRPIS, vraćajući kao izlaz minimalnu sumu težina povratnih veza i slijed vrhova v_i ($i = 1 \dots |V|$), pogledajmo kako bi izgledala implementacija algoritma. Algoritam je implementiran u programskom jeziku *Python* v3.4 i dan je implementacijom algoritma 3.1. Uz algoritam je dan i testni graf $G = [(u, v), T(u, v)]$. Nakon izvršavanja algoritma na zaslon su ispisana sva stabla, optimalno rješenje

$$\sum_{\substack{(u,v) \in E \\ u > v}} T(u, v)$$

i slijed vrhova v_i ($i = 1 \dots |V|$) koji daje taj optimum. Ukoliko ne želimo ispis podstabala potrebno je iz algoritma maknuti linije koda *podstablo.show()*. Izvršimo li implementaciju algoritma 3.1 sa danim probnim grafom, kao izlaz dobiti ćemo skup stabala na slikama 3.1, 3.2, 3.3, 3.4, 3.5, 3.6, 3.7, 3.8. Pri čemu je optimalno rješenje

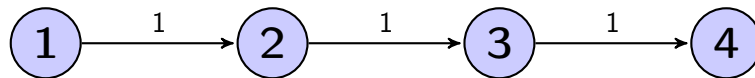
$$\sum_{\substack{(u,v) \in E \\ u > v}} T(u, v) = 7$$

za slijed vrhova

$$v_i \ (i = 1 \dots |V|) = [1, 4, 5, 2, 3].$$

Pogledamo li izlazna podstabla vidimo kako nam je određivanje početnog globalnog optimuma preko metode Pohlepe pomoglo u rezanju određenog broja grana. Isto tako, u par slučajeva nam je uzimanje potencijalne grane sa više razine stabla omogućilo brži završetak proširivanja čvorova.

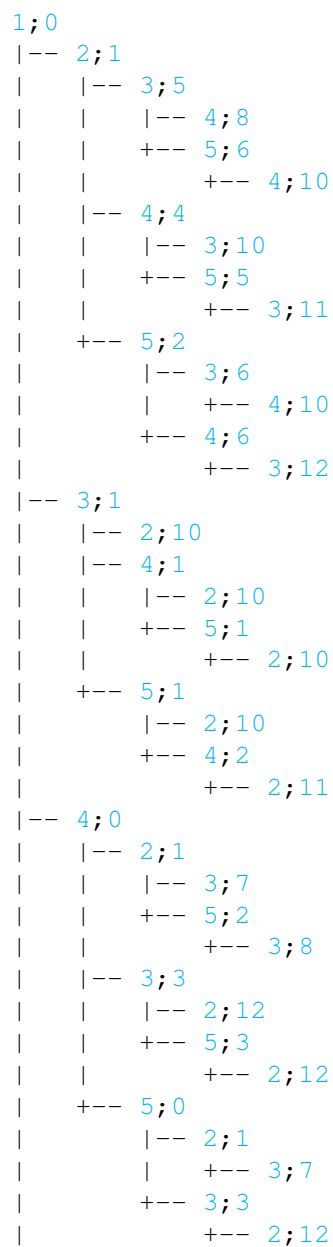
Pretpostavimo li kao ulaz u algoritam potpuni graf čije su težine lukova jednake, usprkos implementaciji dopustivih heuristika, složenost algoritma je $O(n!)$, pri čemu je n broj čvorova grafa.



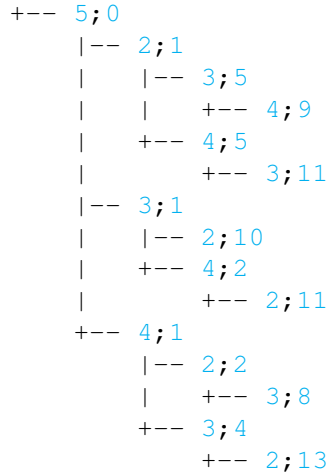
Slika 3.9: Mogući ulaz u algoritam, temeljen na metodi Grananja i ograničenja, koji rješava problem OSRPIS.

S druge strane, neka kao ulaz u algoritam bude graf kao na slici 3.9. Složenost algoritma u tom slučaju je $\Omega\left(\frac{3(n^2-n)+2}{2}\right)$. Kako bismo procijenili rad algoritma u realnim uvjetima, na pretpostavljenom prosječnom grafu, i dobili optimalna rješenja za grafove koji će nam trebati kasnije kod testiranja efikasnijeg algoritma napraviti ćemo eksperiment.

Prilikom eksperimenta broj čvorova grafa određivati ćemo mi, na temelju tog broja



Slika 3.1: Izlazno stablo permutacija implementacije algoritma 3.1 sa zadanim grafom $G = [(u, v), T(u, v)]$ za vrh 1 (1/2).



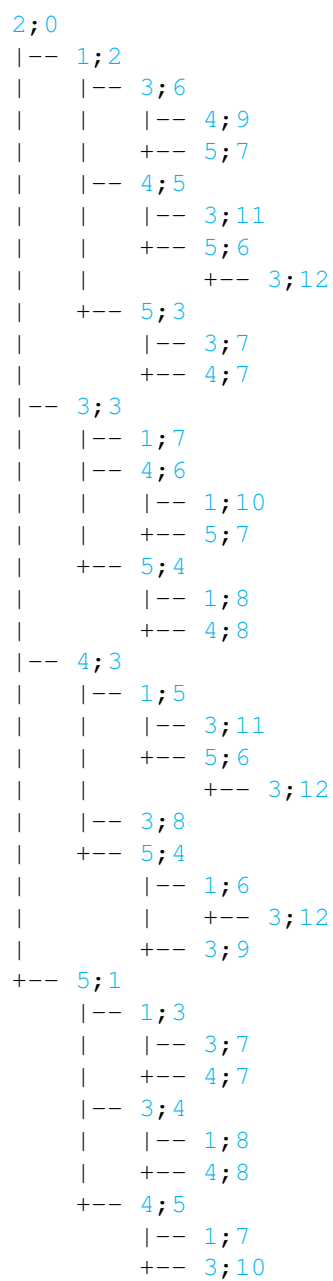
Slika 3.2: Izlazno stablo permutacija implementacije algoritma 3.1 sa zadanim grafom $G = [(u, v), T(u, v)]$ za vrh 1 (2/2).

čvorova generirati ćemo lukove grafa $G = [(u, v), T(u, v)]$. Za svaki graf generirati ćemo

$$\frac{n(n-1)}{2} + 1 \quad (3.4)$$

lukova kako bismo bili sigurni da graf ima barem jedan ciklus pri čemu će distribucija za odabir luka biti uniformna a težine lukova biti će $T(E) \in [1, |V|]$ kako bismo osigurali adekvatnu raspršenost težina s obzirom da bi odstupanje od ovog skupa težina u bilo koju stranu gurnulo generirane grafove u ekstreme koji najvjerojatnije nebi predstavljali uobičajeni graf podsustava IS-a. Isto tako, kako ne bismo imali previše čvorova sa velikim izlaznim stupnjem, koji u realnim uvjetima predstavljaju određeno skladište podataka, odrediti ćemo da je vjerojatnost generiranja težine luka manja što je težina veća te ćemo stoga za generiranje težine luka koristiti eksponencijalnu distribuciju pri čemu je $\lambda = 0.15$. Eksperimentiranjem na nizu slučajeva otkrili smo kako ova vrijednost λ odgovara prethodno opisanoj raspršenosti težina lukova. Tijekom eksperimenta pratiti ćemo sljedeće.

1. Vrijeme izvršavanja.
2. Početni globalni optimum.
3. Broj prekidanja stvaranja stabla zbog pronalaska novog optimuma.
4. Broj prekidanja stvaranja stabla zbog boljeg starog optimuma.
5. Skup generiranih čvorova grafa.
6. Broj proširenja čvorova stabla.
7. Broj posjećenih čvorova stabla.



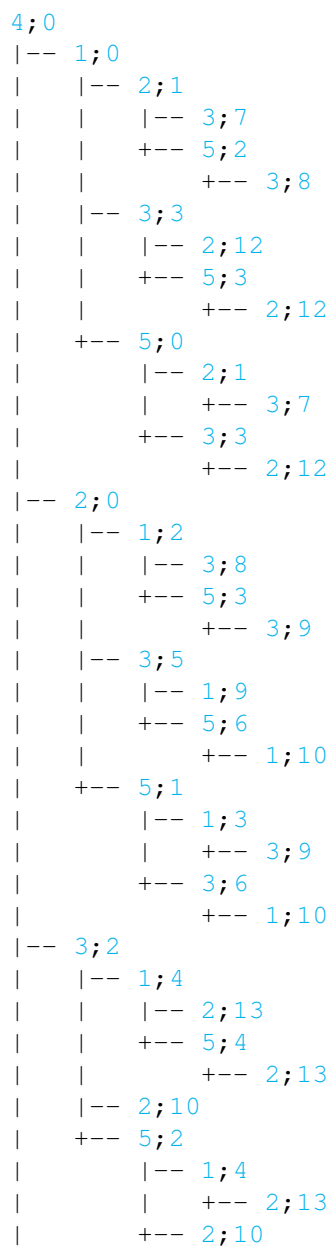
Slika 3.3: Izlazno stablo permutacija implementacije algoritma 3.1 sa zadanim grafom $G = [(u, v), T(u, v)]$ za vrh 2.

```

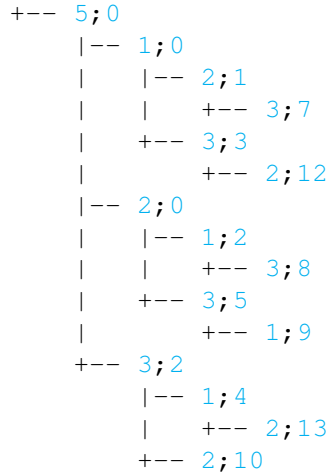
3;0
|-- 1;2
|   |-- 2;11
|   |-- 4;2
|   |   |-- 2;11
|   |   +-- 5;2
|   |       +-- 2;11
|   +-- 5;2
|       |-- 2;11
|       +-- 4;3
|           +-- 2;12
|-- 2;8
|-- 4;0
|   |-- 1;2
|   |   |-- 2;11
|   |   +-- 5;2
|   |       +-- 2;11
|   |-- 2;8
|   +-- 5;0
|       |-- 1;2
|       |   +-- 2;11
|       +-- 2;8
+-- 5;0
|   |-- 1;2
|   |   |-- 2;11
|   |   +-- 4;3
|   |       +-- 2;12
|   |-- 2;8
+-- 4;1
|   |-- 1;3
|   |   +-- 2;12
+-- 2;9

```

Slika 3.4: Izlazno stablo permutacija implementacije algoritma 3.1 sa zadanim grafom $G = [(u, v), T(u, v)]$ za vrh 3.



Slika 3.5: Izlazno stablo permutacija implementacije algoritma 3.1 sa zadanim grafom $G = [(u, v), T(u, v)]$ za vrh 4 (1/2).



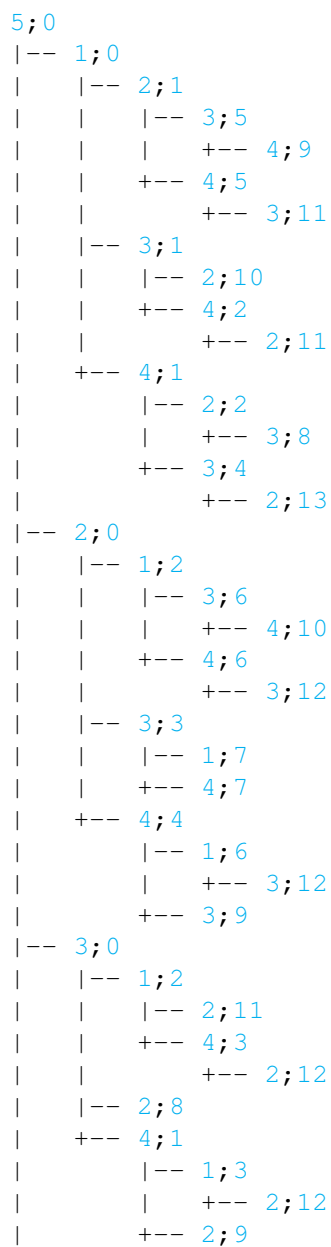
Slika 3.6: Izlazno stablo permutacija implementacije algoritma 3.1 sa zadanim grafom $G = [(u, v), T(u, v)]$ za vrh 4 (2/2).

8. Broj izbora grane sa minimum na višoj razini stabla.
9. Minimalnu sumu težina povratnih veza.
10. Linearan slijed vrhova koji daje minimalnu sumu.

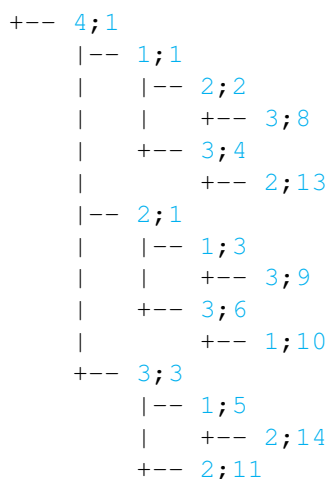
Algoritam nad kojim je rađen eksperiment, uključujući i funkciju koja stvara grafove za testiranje, može se vidjeti u poglavlju Prilozi pod implementacijom algoritma 5.1.

Počevši od broja čvorova 3 pa sve do broja čvorova 9 eksperiment smo ponavljali deset puta za svaki broja čvorova kako bismo dobili realniju sliku efikasnosti algoritma nad generiranim grafovima. Nakon broja čvorova 9 kombinatorna ekspanzija postala je prevelika a računanje sume težina povratnih lukova počelo je značajno usporavati rad algoritma. Eksperiment je rađen na procesoru radnog takta od 2.4 GHz i 8 GB radne memorije. Obradeni rezultati eksperimenta vide se u tablici 3.1. S obzirom da se radi o nizu eksperimenata, ako nije drugačije naznačeno, svaka vrijednost u stupcu tablice 3.1 predstavlja očekivanu vrijednost, osim broja čvorova grafa i ukupnog broja svih čvorova svih permutacija. Vremena izvršavanja unutar jedne sekunde tretirana su kao nula.

Pogledamo li rezultate eksperimenta u tablici 3.1 vidimo sljedeće. Vremena izvršavanja za prva četiri eksperimenta koji se kreću od 3 do 6 čvorova su sva unutar jedne sekunde bez obzira na generirani graf. Nakon toga krećemo sa eksperimentom nad 7 čvorova gdje zamjećujemo prvo veće vrijeme izvršavanja. Ista situacija ponovila se je i za sljedeća dva eksperimenta ali sa još većim vremenima izvršavanja. Pogledamo li standardnu devijaciju vidimo kako je raspon normalnih vrijednosti s obzirom na mjere centraliteta neuobičajeno velik. Pregledom generiranih grafova i vremena izvršavanja uvidjeli smo kako vremena izvršavanja ne predstavljaju homogeni skup. Posebno velika vremena izvršavanja primjećuju se za grafove koji imaju linearnu raspodjelu težina lukova. Zbog ove raspodjele algoritmu je teško u ranoj fazi stvaranja stabla prekinuti proširivanje čvorova i krenuti na



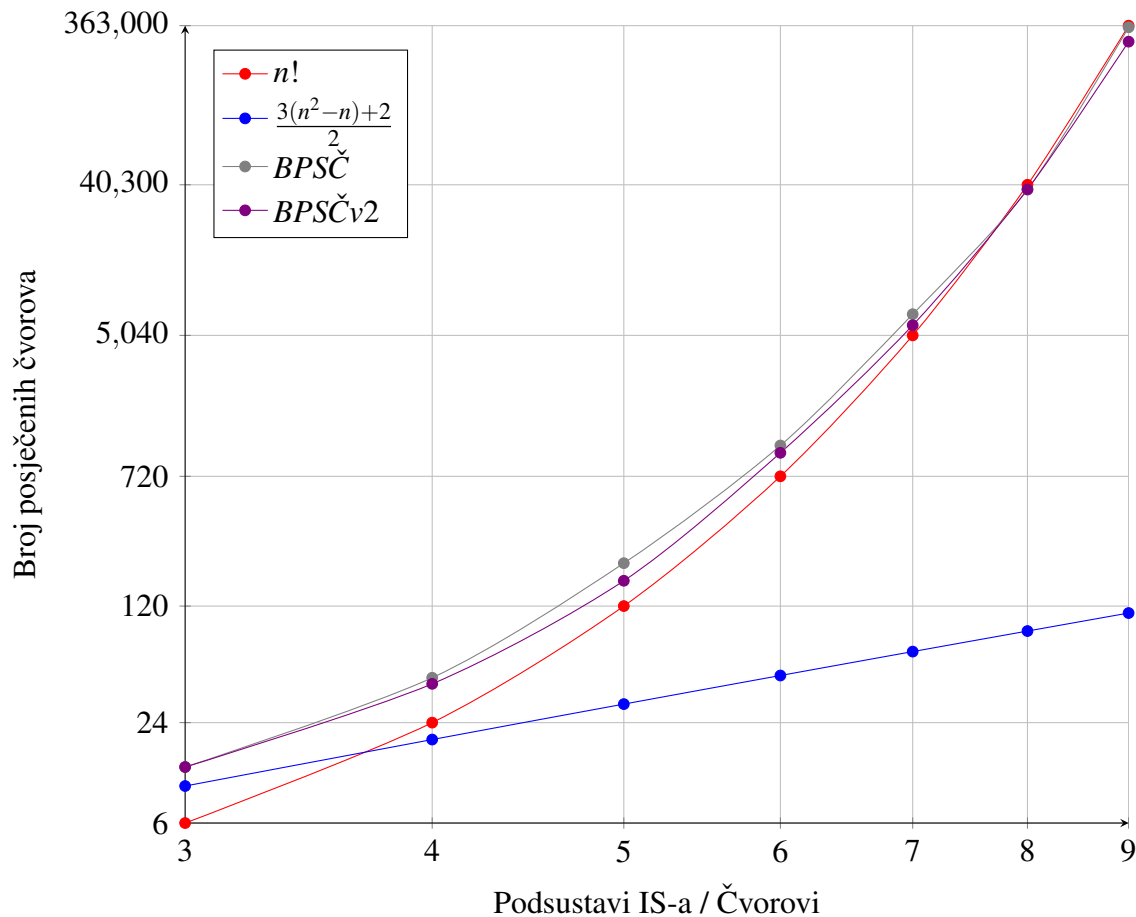
Slika 3.7: Izlazno stablo permutacija implementacije algoritma 3.1 sa zadanim grafom $G = [(u, v), T(u, v)]$ za vrh 5 (1/2).



Slika 3.8: Izlazno stablo permutacija implementacije algoritma 3.1 sa zadanim grafom $G = [(u, v), T(u, v)]$ za vrh 5 (2/2).

sljedeće stablo s obzirom da postoji puno lukova sa istim ili bliskim težinama lukova. Ova raspodjela očito ne predstavlja naš pretpostavljeni prosječni graf. Druga stvar koja utječe na vrijeme izvršavanja je broj generiranih ciklusa u grafu pri čemu je očito teže riješiti graf sa većim brojem ciklusa. Početni optimum koji se dobiva pomoću metode Pohlepe značajno je manji od ukupne sume težina lukova. Vrlo je blizu ili u najgorem slučaju dva puta veći od optimuma. S obzirom na niske vrijednosti NO i visoke vrijednosti SO vidimo da ova dopustiva heuristika radi dobro. Usporedimo li broj proširenja čvorova sa brojem izabраних grana sa minimumom na višoj razini (što u našem slučaju predstavlja broj čvorova s obzirom da svaki čvor ima sumu težina povratnih lukova u linearnom slijedu do sebe uključujući i sebe) vidimo kako su njihove vrijednosti vrlo blizu što bi dalo naslutiti da ovaj mehanizam guranja grana stabla u dubinu radi dobro. Međutim, ovaj mehanizam uvelike ovisi o generiranom grafu i bliske vrijednosti *BPČ* i *BVR* ne moraju značiti da smo uspjeli sa našom nakanom odbacivanja određenog broja proširenja radi guranja stabla u dubinu i ranijeg pronalaska optimuma. Što su težine lukova manje raspršene to nam ovaj mehanizam manje koristi ali bitno je napomenuti da nam u najgorem slučaju neće odmoći. Na kraju, usporedimo li broj posjećenih čvorova grafa i ukupan broj čvorova svih permutacija vidimo kako algoritam značajno smanjuje područje pretrage što je područje pretrage veće i na slici 3.10 vidimo da krivulja posjeta čvorova za naš algoritam predstavlja rast značajno manji od $n!$.

Izuevši iz skupa generiranih grafova nad kojima je algoritma testiran samo podskup koji se sastoji od grafova koji su identični ili vrlo blizu pretpostavljenog prosječnog grafa dobili smo podatke čija se obrada vidi u tablici 3.2. Kao i u prvom eksperimentu za broj čvorova od 3 do 6 vrijeme izvršavanja je unutar jedne sekunde i prikazano je kao nula. Sa brojem čvorova grafa 7 nadalje algoritam počinje sa vremenima izvršavanja koja su blizu ili ispod vremena koja su dobivena eksperimentem čiji rezultati se vide u



Slika 3.10: Prikaz vremena izvršavanja algoritma, temeljenog na metodi Grananja i ograničenja koji rješava problem OSRPIS, i krivulja složenosti na logaritamskoj skali.

tablici 3.1. S obzirom da je ovaj skup grafova homogeniji od prijašnjeg vidimo da je standardna devijacija u ovom eksperimentu manja nego u prijašnjem eksperimentu te prikazuje realniju procjenu intervala vremena izvršavanja algoritma nad pretpostavljenim prosječnim grafom. Pogledamo li broj posjećenih čvorova vidimo da je on u pravilu manji ili u nekim slučajevima dosta manji od broja posjećenih čvorova prijašnjeg eksperimenta što znači da je pretpostavljeni prosječni graf ipak nešto jednostavniji za riješiti, što je bilo za očekivati. S obzirom na velike raspone broja posjećenih čvorova standardna devijacija kreće se u razumnim okvirima i trebala bi predstavljati realniju procjenu. Na kraju, usporedimo li odnos broja posjećenih čvorova i ukupnog broj čvorova ovog eksperimenta i prijašnjeg eksperimenta vidimo kako algoritam na pretpostavljenom prosječnom grafu dodatno smanjuje područje pretrage. Na slici 3.10 krivulja ovog eksperimenta označena je sa *BPSCv2*.

Postoji još jedan način sa kojim možemo poboljšati vrijeme izvršavanja našeg algoritma, pri čemu će broj posjećenih čvorova ostati isti, a to je vremensko prostorni kompromis. Kako bismo trenutni algoritam temeljen na metodi Grananja i ograničenja modificirali da koristi vremensko prostorni kompromis moramo napraviti sljedeće. Potrebno

je dodati polje u koje ćemo spremati sve već izračunate sume težina povratnih lukova za parove čvorova. To polje će nam omogućiti čitanje i zapisivanje vrijednosti u $O(1)$.

```
pamtim = [] # polje prethodno izračunatih povratnih lukova
```

Nakon toga je potrebno modificirati metodu *zapocni_stablo(graf)* : kao bismo za svaki graf instancirali prethodno polje na pravu veličinu sa početnim vrijednostima koje će nam omogućavati provjeru izračuna.

```
def zapocni_stablo(graf): # zapocni sva stabla
...
global pamtim
...
# stvaranje polja za pamćenje izračunatih povratnih lukova
pamtim = [[-1 for u in range(len(popis_vrhova))
           for v in range(len(popis_vrhova))]
...

```

I na kraju je potrebno modificirati metodu *tezina_veze(u,v,preci_v,grf)* : na sljedeći način.

```
def tezina_veze(u, v, preci_v, grf):

    global pamtim # polje prethodno izračunatih povratnih lukova

    # suma težina između čvora u i svih prijašnjih čvorova
    suma_tezina = 0
    popis_ocuvanog_slijeda = [v] # popis čvorova očuvanog slijeda

    popis_ocuvanog_slijeda.extend(preci_v)

    for vrh_ in popis_ocuvanog_slijeda:
        # ako imamo već izračunati skup povratnih lukova za par u,v
        if pamtim[u - 1][vrh_ - 1] >= 0:
            suma_tezina += pamtim[u - 1][vrh_ - 1]
            continue

        # u slučaju da ne postoji luk između ova dva čvora
        pamtim[u - 1][vrh_ - 1] = 0
        for luk in grf:
            # sumiranje povratnih lukova

```

```

        if luk[0][0] == u and luk[0][1] == vrh_:
            suma_tezina += luk[1]

            # pamćenje povratnih lukova
            pamtim[u - 1][vrh_ - 1] = luk[1]
            break

    return suma_tezina

```

Ako metodu *eksperiment*(*br_cvorova*, *br_pon_eks*): modificiramo na sljedeći način moguće je nad modificiranim algoritmom izvršavati eksperimente.

```

...
global pamtim
...
pamtim = []
...

```

Nakon što smo ovaj algoritam opet izvršili nad grafovima za devet čvorova uvidjeli smo kako algoritam radi brže. Na primjer, eksperiment 1 je prije trajao **53** minute dok je sada na novom algoritmu sa vremensko prostornim kompromisom trajao **25** minuta. Isto tako, eksperiment 8 je prije trajao, na vrlo "teškom" grafu, **10** sati dok je sada na novom algoritmu trajao **8** sati. Što znači kako je vremensko prostorni kompromis značajno ubrzao rad algoritma s obzirom da je sada vrijeme izvođenja eksperimenta 1 za **53%** brže a vrijeme izvođenja eksperimenta 8 za **20%** brže. Slična ubrzanja primjećuju se i na ostalim grafovima što znači da bismo ovaj algoritam eventualno mogli primijeniti i za 10 ili možda i 11 čvorova na pretpostavljenom prosječnom grafu sa vremenima izvršavanja unutar nekoliko dana do nekoliko tjedana.

Iz razloga osmišljavanja algoritma koji će biti efikasan i moći raditi na većim grafovima i potencijalno imati vrijeme odziva vrlo blizu realnom vremenu u sljedećem poglavlju baviti ćemo se razvojem Monte Carlo randomiziranog algoritma s proizvoljnom vjerojatnošću dosizanja optimuma.

Tablica 3.1: Rezultati eksperimenta nad algoritmom koji optimalno rješava problem OSRPIS i temeljen je na metodi Grananja i ograničenja.

Eksperiment	T			PO	$\sum E$	NO	SO	BČ	BPČ	BPŠČ	UBČ	%	BVR	Optimum
	Med	$\bar{x}$	σ											
1	0,00	0,00	0,00	1,6	6,9	1,1	1,9	3	7,0	13,0	18	72,22	0,3	1,4
2	0,00	0,00	0,00	4,2	15,4	1,1	2,9	4	22,4	44,6	96	46,45	6,4	2,9
3	0,00	0,00	0,00	8,0	28,0	1,6	3,4	5	113,5	217,0	600	36,16	53,2	6,1
4	0,00	0,00	0,00	14,6	45,9	1,9	4,1	6	516,1	1101,8	4320	25,50	368,8	9,8
5	6,95	7,44	5,04	30,1	77,8	1,5	5,5	7	3094,7	6752,8	35280	19,14	2554,8	19,1
6	249,74	292,36	194,32	37,8	112,1	1,7	6,3	8	15001,4	37748,7	322560	11,70	14189,1	24,5
7	12344,46	15602,84	9758,31	59,4	147,0	2,9	6,1	9	145212,9	354840,4	3265920	10,86	141241,3	36,4

T procesorsko vrijeme izvršavanja u sekundama ne uključujući vrijeme prekida

PO početni optimum u broju povratnih lukova

NO broj prekidanja stvaranja stabla radi pronalaska novog optimuma

SO broj prekidanja stvaranja stabla radi boljeg starog optimuma

BČ broj čvorova grafa

BPČ broj proširenja čvorova stabla

BPŠČ broj posječenih čvorova stabla

UBČ ukupan broj svih čvorova svih permutacija

% $\frac{BPŠČ}{UBČ}$

BVR broj izabраниh grana sa minimum na višoj razini stabla

Optimum minimalna suma težina povratnih veza

Tablica 3.2: Rezultati eksperimenta (bez ekstrema koji ne predstavljaju pretpostavljeni prosječni graf) nad algoritmom koji optimalno rješava problem OSRPIS i temeljen je na metodi Grananja i ograničenja.

Eksperiment	T			BPSČ			BČ	UBČ	%
	Med	$\bar{x}$	σ	Med	$\bar{x}$	σ			
1 (9)	0,00	0,00	0,00	13,00	13,00	1,11	3	18	72,22
2 (5)	0,00	0,00	0,00	40,00	41,00	4,00	4	96	42,70
3 (5)	0,00	0,00	0,00	159,00	170,20	30,62	5	600	28,36
4 (5)	0,00	0,00	0,00	1011,00	995,80	182,02	6	4320	23,05
5 (4)	5,42	5,08	2,25	6106,50	5799,00	1365,35	7	35280	16,43
6 (5)	253,06	290,44	161,49	36016,00	37865,40	11338,71	8	322560	11,73
7 (6)	10846,91	10411,71	5644,77	317809,00	290968,00	93571,42	9	3265920	8,90
Eksperiment	broj eksperimenta zajedno sa brojem mjerenja u zagradi								
T	procesorsko vrijeme izvršavanja u sekundama ne uključujući vrijeme prekida								
BPSČ	broj posjećenih čvorova stabla								
BČ	broj čvorova grafa								
UBČ	ukupan broj svih čvorova svih permutacija								
%	$\frac{BPSČ(\bar{x})}{UBČ}$								

3.3 Monte Carlo randomizirani algoritam

Prethodno smo dokazali kako je problem OSRPIS APX-težak. Stoga smo za efikasno rješavanje problema odabrali Monte Carlo randomizaciju koja bi nam trebala omogućiti rješavanje problema OSRPIS sa proizvoljnom vjerojatnošću dosizanja optimuma. Tako ćemo u ovom poglavlju biti posvećeni osmišljavanju, razvoju i testiranju Monte Carlo randomiziranog algoritma.

U knjizi (Motwani and Raghavan, 1995) pronalazimo poznati Monte Carlo Min-Cut randomizirani algoritam koji bi se uz određene modifikacije mogao prilagoditi tako da rješava problem OSRPIS. Prije nego krenemo na osmišljavanje Monte Carlo randomiziranog algoritma definirajmo što je to multigraf i na koji način se radi pretvorba u multigraf. S obzirom da u literaturi termin multigraf nema jedinstveno značenje definicija u nastavku predstavlja naše poimanje multigrafa. Definicija koje najbliže odgovara našoj definiciji može se pronaći u (Zwillinger Daniel et al., 2003).

Definicija 3.3.1. *Graf koji: dozvoljava mnoštvo lukova između parova čvorova, nema petlje, i nema težine na lukovima; predstavlja multigraf.*

Stoga, imajući u vidu definiciju 3.3.1, pretvoriti graf u multigraf znači: maknuti petlje iz grafa, maknuti postojeće lukove a težine na lukovima dodati u graf kao lukove (vrijednost težine označava broj lukova koje je potrebno dodati između para čvorova), i maknuti težine sa lukova. Vjerojatnost izračunata u lemi 3.3.1 vrijedi za općeniti slučaj; nije izračunata uz određena ograničenja.

Lema 3.3.1. *Pretvorimo li graf problema OSRPIS u multigraf, uzastopnim prekidanjem lukova po uniformnoj distribuciji vjerojatnost da se prekinu svi ciklusi u grafu, između parova čvorova sa najmanjim brojem međusobnih lukova, obrnuto je proporcionalna vjerojatnosti odabira lukova između tih istih parova čvorova.*

Dokaz. Minimalan broj lukova grafa, na grafu koji ima barem jedan povratni luk, je kn pri čemu je k broj lukova između para čvorova sa najmanjim brojem međusobnih lukova a n broj čvorova. Prema ideji za maksimalni aciklički podgraf u (Skiena, 2008) možemo generirati nasumičan slijed vrhova. Očito je kako je podgraf sa lukovima koji idu od desna na lijevo acikličan, kao i onaj sa lukovima koji idu sa lijeva na desno. (Skiena, 2008) Što znači kako manji skup lukova od ova dva skupa predstavlja gornju granicu broja lukova koje treba prekinuti da bi graf postao acikličan. Stoga je broj lukova koji treba prekinuti da bi graf postao acikličan

$$Br. luk. \leq \frac{|E|}{2}. \quad (3.5)$$

Uvrstimo li sada u ovu formulu prethodni broj lukova dobijemo

$$Br. luk. \leq \frac{kn}{2}. \quad (3.6)$$

Što znači kako je broj skupova lukova koje je potrebno prekinuti

$$Br. skup. luk. \leq \frac{\frac{kn}{2}}{k} \leq \frac{n}{2}. \quad (3.7)$$

Dakle, nakon $\frac{n}{2}$ skupova prekinutih lukova vjerojatnost da smo prekinuli minimalan broj lukova koji graf čini acikličnim, pri čemu suma težina tih lukova u topološki sortiranom slijedu predstavlja minimalnu sumu težina povratnih lukova, jednaka je nuli. Ovo je gornja granica do koje algoritam treba prekidati skupove lukova na grafu. Vjerojatnost da prvi put prekinemo optimalan skup lukova (najmanji) je sljedeća.

$$Vj(prvi skup luk.) \geq 1 - \frac{k}{|E|} \geq 1 - \frac{k}{kn} \geq 1 - \frac{1}{n} \geq \frac{n-1}{n} \quad (3.8)$$

Iz čega proizlazi kako je vjerojatnost optimalnog prekidanja ostalih cikličnih skupova lukova

$$\begin{aligned} Vj(ost. skup. luk.) &\geq 1 - \frac{k}{preostali\ lukovi} \geq 1 - \frac{k}{k(n-i)} \\ &\geq 1 - \frac{1}{n-i} \geq \frac{n-i-1}{n-i} \end{aligned} \quad (3.9)$$

pri čemu je i broj prekinutih skupova lukova do sada. Što znači kako je vjerojatnost uspješnog prekidanja optimalnog broja skupova lukova jednaka kako sljedeći.

$$\begin{aligned} Vj(opt) &\geq \left(\frac{n-1}{n}\right) \left(\frac{n-2}{n-1}\right) \left(\frac{n-3}{n-2}\right) \cdots \left(\frac{n-\frac{n}{2}-1}{n-\frac{n}{2}}\right) \\ &\geq \left(\frac{2n-n-2}{2n-n}\right)^{\frac{n}{2}} \geq \left(\frac{n-2}{n}\right)^{\frac{n}{2}} \end{aligned} \quad (3.10)$$

Uzastopnim izvršavanjem algoritma ova vjerojatnost može se povećati. Ponovimo li ovaj algoritam za neki broj ponavljanja pi vjerojatnost da smo svaki put dobili rješenje koje nije optimalno je

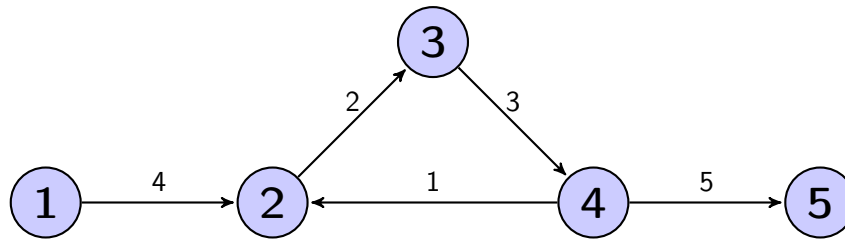
$$Vj(ne opt. skup luk.) = \left(1 - \left(\frac{n-2}{n}\right)^{\frac{n}{2}}\right)^{pi}. \quad (3.11)$$

Iz čega proizlazi kako je vjerojatnost da smo nakon pi izvršavanja algoritma dosegli optimum jednaka kako sljedeći.

$$Vj(opt. skup luk. pi) = 1 - \left(1 - \left(\frac{n-2}{n}\right)^{\frac{n}{2}}\right)^{pi} \quad (3.12)$$

Q.E.D.

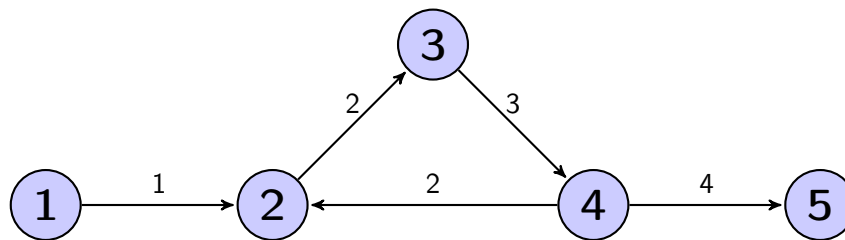
Dakle, vjerojatnost da na multigrafu uniformno prekinemo minimalan broj lukova koji taj graf čini acikličnim pri čemu taj broj lukova predstavlja minimalnu sumu težina povratnih



Slika 3.11: Multigraf zamišljene instance problema OSRPIS (težina luka predstavlja broj lukova).

lukova topološki sortiranog slijeda čvorova grafa jednaka je rezultatu izračuna leme 3.3.1.

Prije nego krenemo na implementaciju algoritma za koji vrijedi izračunata vjerojatnost prvo ćemo implementirati algoritam za koji ne vrijedi izračunata vjerojatnost, osim ako je algoritmu za ulaz dan graf nad kojim algoritam prekida samo one lukove koji su dio nekog ciklusa, ali je efikasniji. Moguće je kao ulaz u algoritam dobiti graf kao na slici 3.12. Naime, osim što u ciklusu $(2, 3, 4, 2)$ imamo tri skupa lukova od kojih su dva identična po



Slika 3.12: Multigraf težeg slučaja zamišljene instance problema OSRPIS (težina luka predstavlja broj lukova).

broju lukova imamo i skup lukova između čvorova 1 i 2 koji je najmanji u cijelom grafu i još k tome nije ni u jednom ciklusu. Efikasniji algoritam na ovakvim grafovima neće biti u stanju postići optimalno rješenje ali će zato biti u stanju doći do optimalnog rješenja na grafovima tipa slika 3.11. Koliko dobro radi efikasniji algoritam na grafovima koji su teži za riješiti morati ćemo detaljnije empirijski testirati.

Ulaz u algoritam je multigraf reprezentacija interakcija podsustava IS-a. Nakon što dobije ulaz algoritam treba određeni broj puta po uniformnoj distribuciji prekinuti skup lukova. Nakon čega je potrebno na grafu na kojem smo prekinuli skupove lukova izvršiti algoritam Topološkog sortiranja kako bismo dobili slijed čvorova. Na kraju, algoritam kao izlaz treba dati slijed čvorova, sumu težina povratnih lukova i izračun vjerojatnosti (za efikasniji algoritam vjerojatnost ne vrijedi, osim ako je algoritmu za ulaz dan graf nad kojim algoritam prekida samo one lukove koji su dio nekog ciklusa; izračun vjerojatnosti u ovom algoritmu služi samo kao priprema za algoritam koji radi općenito). Kod izračuna vjerojatnosti smo imali situaciju $\frac{n}{2}$ za broj skupova lukova koje treba prekinuti. Prolazeći kroz popis susjedstva možemo saznati realan broj skupova lukova ($TBSL$) ulaznog grafa. Te je prema $\frac{n}{2}$ broj skupova lukova u realnom slučaju $\frac{TBSL}{2}$.

Prethodno opisani Monte Carlo randomizirani algoritam implementirati ćemo u programskom jeziku *Python* v3.4. Algoritam je podjeljen na dvije funkcije. Jedna funkcija

Algoritam 3.4 Pseudokod Monte Carlo randomiziranog algoritma za problem OSRPIS (efikas-nija verzija).

Ulaz: Graf opisan kroz popis susjedstva $(V_n, V_k), V_k \in V; V_k \neq V_n$, broj ponavljanja i pomak.

Moraju biti dani svi čvorovi bez obzira na ulazne lukove a ulazni lukovi moraju biti grupirani.

Izlaz: $V j(opt), \sum_{(u,v) \in E, u > v} T(u, v)$ i $v_i (i = 1 \dots |V|)$.

```

1: funkcija ponavljanje(graf, ponovi, pomak) :
2: postavi sjeme generatora pseudoslučajnih brojeva
3: while ponovi do
4:   temp = montecarlo(graf, pomak)
5:   if pronađeno bolje rješenje then
6:     najbolje_rjesenje = temp
7:   end if
8:   smanji ponovi za 1
9: end while
10: izračunaj  $1 - \left(1 - \left(\frac{n-2}{n}\right)^{TBSL}\right)^{pi}$ 
11: return najbolje_rjesenje
12:
13: funkcija montecarlo(graf, pomak) :
14: while postoje neposječeni lukovi grafa  $(V_n, V_k), V_k \in V; V_k \neq V_n$  do
15:   detekcijom grupa lukova odredi ukupan skup lukova TBSL
16: end while
17: broj prekidanja skupova lukova je br_prek =  $\frac{TBSL}{2} - pomak$ 
18: while br_prek > 0 do
19:   generiraj dva čvora po uniformnoj distribuciji
20:   prekini luk
21:   if prekinut zadnji luk skupa then
22:     umanji br_prek za 1
23:     spremi prekinuti skup lukova
24:   end if
25: end while
26: izračunaj sumu težina povratnih lukova
27: topološki sortiraj dobiveni graf
28: return  $\frac{n-2}{n}^{TBSL}, \sum_{(u,v) \in E, u > v} T(u, v)$  i  $v_i (i = 1 \dots |V|)$ 

```

zadužena je za pronalazak rješenja a druga za uzastopno ponavljanje algoritma. Pseudokod se može vidjeti pod algoritmom 3.4. Implementacija algoritma može se vidjeti pod implementacijom algoritma 3.2. Izvršimo li algoritam pod implementacijom algoritma 3.2 za dani graf, 100 puta, sa pomakom nula, kao izlaz dobiti ćemo

$$\sum_{\substack{(u,v) \in E \\ u > v}} T(u, v) = 8$$

nad slijedom

$$v_i \ (i = 1 \dots |V|) = [5, 4, 1, 2, 3].$$

S obzirom da se radi o grafu, kao na slici 1.1, koji je problematičan, kako je opisano ranije u ovom poglavlju, možemo iskoristiti varijablu *pomak* kako bismo smanjili broj skupova lukova koje algoritam treba prekinuti. Postavimo li ovu varijablu na 1 dobivamo sljedeći rezultat.

$$\sum_{\substack{(u,v) \in E \\ u > v}} T(u,v) = 7$$

nad slijedom

$$v_i \ (i = 1 \dots |V|) = [4, 5, 1, 2, 3].$$

Ovaj rezultat (suma težina povratnih lukova) predstavlja optimalno rješenje danog grafa u vidu našeg kriterija optimuma. Što se tiče same implementacije napomenimo, kako ne bi bilo zabune, da dio koda

```
if vj_opt == 1:
    najbolji_rez[0] = 0.9999999999999999
else:
    najbolji_rez[0] = vj_opt
```

koristimo kako bismo spriječili pogrešku izračuna vjerojatnosti od 1 (ne koristi se kod efikasnijeg algoritma i priprema je za algoritam koji će raditi na svim grafovima). Sve ostalo trebalo bi biti jasno iz komentara u implementaciji te iz materije poglavlja.

Implementacija algoritma 3.2: Implementacija Monte Carlo randomiziranog algoritma za problem OSRPIS (efikasnija verzija).

```

1  __author__ = 'Robert'
2
3  from math import floor
4  import random
5  import copy
6
7  # ulazni graf
8  g = {
9      1: [2, 3],
10     2: [1, 1, 3, 3, 3, 4, 4, 4, 5],
11     3: [1, 1, 2, 2, 2, 2, 2, 2, 2, 2],
12     4: [3, 3],
13     5: [4],
14 }
15
16
17 def osrpis_mc_rand(ul_graf, pomak):      # (graf, mijenjanje broja
    prekidanja skupova lukova (0 je bez promjene, >= 0))
18     cikl_graf = copy.deepcopy(ul_graf)  # kopiranje ulaznog ciklickog grafa
19
20     br_skup_luk = 0                      # ukupan broj skupova lukova
21     popis_prek_luk = []                  # popis nasumicno prekinutih lukova
22
23     sortirani = []                       # skup sortiranih cvorova
24     bez_ulaza = []                       # skup cvorova bez ulaznih lukova
25     graf_tsrt = []                       # graf za topolosku numeraciju
26     sum_pov_luk = 0                      # suma povratnih lukova
27
28     for cvor, lukovi in cikl_graf.items(): # trazenje ukupnog broja
        skupova lukova
29         if len(lukovi) is 0:              # u slucaju da smo nasli prazan skup
30             continue
31
32         trenutni = lukovi[0]
33
34         for luk in lukovi:
35             if trenutni is not luk:      # gledanje dali su dva susjedna
                skupa razlicita
36                 br_skup_luk += 1
37                 trenutni = luk
38
39         br_skup_luk += 1                  # svaki skup lukova ima jedan granicnik manje
40
41     skup_prekid = floor(br_skup_luk / 2) - pomak

```

```
42     vj_skup_prekid = skup_prekid      # pamcenje broj skupova lukova koji ce
        se prekinuti radi izracuna vjerojatnosti
43     # uniformno prekidanje lukova ulaznog grafa
44     raspon_rnd_br = len(cikl_graf)      # raspon brojeva za generator
        pseudoslucajnih brojeva
45
46     while skup_prekid:
47         c1 = random.randrange(1, raspon_rnd_br + 1) # uniforman izbor
            cvora jedan za luk
48         lukovi = cikl_graf[c1] # dohvacanje lukova radi eliminacije
49
50         if len(lukovi) is 0:
51             continue # ponovan izbor cvora za luk u slucaju da je izabran
                cvor bez lukova
52
53         c2 = random.sample(lukovi, 1)          # uniforman izbor cvora dva za
            luk
54
55         lukovi.remove(c2[0]) # eliminacija odabranog luka
56
57         if lukovi.count(c2[0]) is 0: # skup lukova je prekinut
58             skp_lk = ul_graf[c1]
59             popis_prek_luk.append([c1, skp_lk.count(c2[0])])
60             skup_prekid -= 1
61
62     for broj in popis_prek_luk:
63         sum_pov_luk += broj[1] # suma povratnih lukova
64
65     # topolosko sortiranje
66     for cvor, lukovi in cikl_graf.items(): # pronalazak pocetnog skupa
        cvorova bez ulaznih lukova
67         if len(lukovi) is 0:
68             bez_ulaza.append(cvor) # ako smo nacli cvor bez ulaza dodajemo
                ga u popis
69
70         else:
71             graf_tsrt.append([cvor, lukovi]) # graf bez cvorova bez
                ulaznih lukova
72     while bez_ulaza: # dok god postoji barem jedan cvor bez ulaza
73         zadnji = bez_ulaza.pop() # makni cvor iz bez_ulaza
74         sortirani.append(zadnji) # dodaj cvor u sortirani popis
75
76     for lukovi in graf_tsrt: # micanje izlaznih lukova
77         if len(lukovi[1]) is 0: # ako smo taj cvor vec dodali
            preskacemo ga
78             continue
79
```

```

80         lukovi[1] = [luk for luk in lukovi[1] if luk is not zadnji]
81
82         if len(lukovi[1]) is 0:      # ako smo maknuli sve ulazne lukove
            cvora
83             bez_ulaza.append(lukovi[0])
84
85     if len(ul_graf) > len(sortirani):
86         return [] # Graf ima barem jedan ciklus
87     else:
88         v = len(ul_graf)
89         razlomak = (v - 2)/v
90         vjerojatnost = pow(razlomak, vj_skup_prekid) # vjerojatnost
91
92         return [vjerojatnost, sum_pov_luk, sortirani]
93
94
95 def ponav_mon_car(graf, br_pon, pomak):      # ponavljanje randomiziranog
    algoritma proizvoljan broj puta
96     random.seed(a=random.SystemRandom())    # postavljanje sjemena
        generirajuće funkcije
97
98     povij_svih_rez = []                      # pamcenje svih rezultata monte carlo
        algoritma
99     najbolji_rez = [0, 0, []]                # najbolje pronadeno rjesenje
100    vj_br_pon = br_pon                       # pamcenje radi izracuna vjerojatnosti
101
102    while br_pon:
103        graf_salji = copy.deepcopy(graf)     # kopija ulaznog grafa, inace
            radi sa referencama
104
105        temp = osrpis_mc_rand(graf_salji, pomak)
106
107        if len(temp) is 3: # ako je pronaden slijed cvorova
108            povij_svih_rez.append(temp)
109
110            if najbolji_rez[0] is 0:          # prvo rjesenje
111                najbolji_rez = temp
112
113            elif temp[1] < najbolji_rez[1]:    # pronadeno bolje rjesenje
114                najbolji_rez = temp
115
116        br_pon -= 1
117
118    # vjerojatnost greske
119    vj_gr = pow(1 - najbolji_rez[0], vj_br_pon)
120
121    # vjerojatnost dosega optimuma

```

```
122     vj_opt = 1 - vj_gr
123
124     if vj_opt == 1:      # vjerojatnost je premala
125         najbolji_rez[0] = 0.9999999999999999
126     else:
127         najbolji_rez[0] = vj_opt
128
129     return najbolji_rez
130
131
132 print(ponav_mon_car(g, 100, 0))      # (graf, broj ponavljanja, smanjenje
    broja prekidanja skupova lukova (0 je bez promjene)
```

Složenost algoritma u jednom izvršavanju je $O(|E|^2)$. Što znači kako je složenost za neki broj izvršavanja k jednaka $O(k|E|^2)$. S obzirom da smo u velikom djelu algoritma radili sa asocijativnom memorijom algoritam bi trebao raditi brže od ove složenosti ali ovo je gornja granica. Sada ćemo, koristeći grafove sa kojima smo radili prilikom izvršavanja algoritma temeljenog na metodi Grananja i ograničenja, napraviti eksperiment nad Monte Carlo algoritmom. Eksperiment je rađen na procesoru radnog takta od 2.4 GHz i 8 GB radne memorije. Rezultati eksperimenta vide se u tablici 3.3.

Tablica 3.3: Rezultati eksperimenta nad Monte Carlo randomiziranim algoritmom, na grafovima koji imaju manje brojne skupove lukova izvan ciklusa (vidi sliku 3.12; efikasnija verzija).

Oznaka grafa	Monte Carlo			GiO	
	Broj ponavljanja	Pomak	Rješenje	Optimum	Pohlepa
1	10^6	6	25	24	31
2	10^6	3	39	34	54
3	10^6	3	38	36	58
4	10^6	4	38	35	50
5	10^6	0	47	37	57
6	10^6	2	57	47	81
7	10^6	4	38	32	55
8	10^6	1	56	52	93
9	10^6	2	43	40	49
10	10^6	6	30	27	66

Oznaka grafa	broj eksperimenta (grafa) za devet čvorova
Pomak	promjena broja skupova lukova koje je potrebno prekinuti
Rješenje	suma težina povratnih lukova
GiO	rezultati algoritma temeljenog na metodi Grananja i ograničenja
Optimum	optimalna suma težina povratnih lukova za dani graf
Pohlepa	suma težina povratnih lukova dobivena pomoću metode Pohlepe

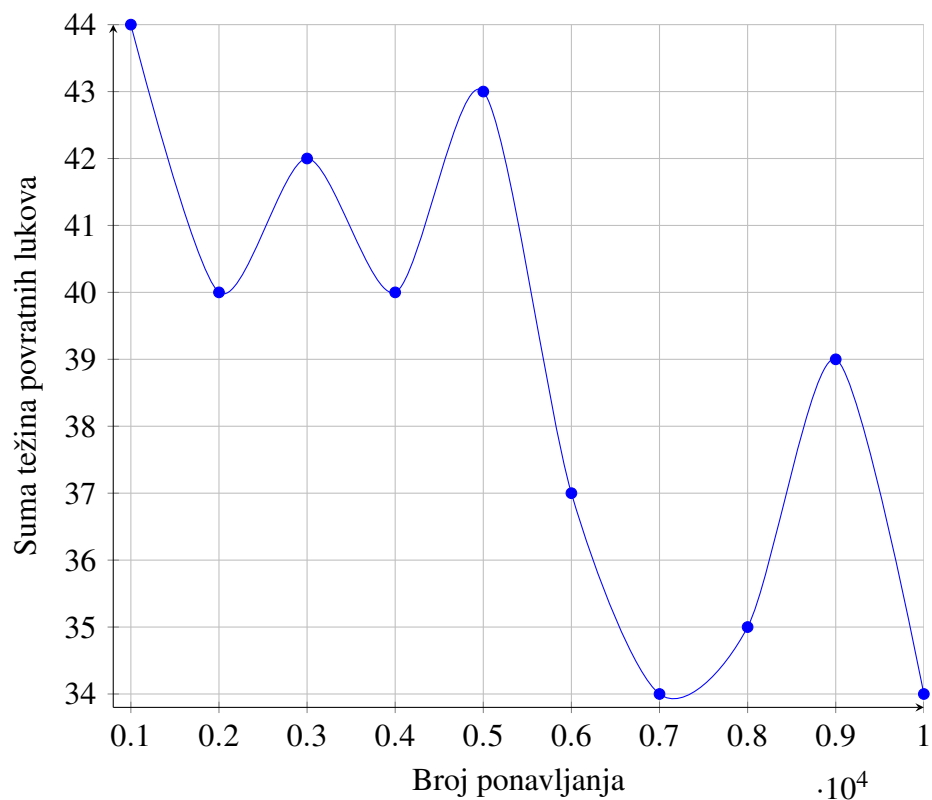
Grafovi nad kojima je rađen eksperiment očito ne predstavljaju grafove koji su tipa slika 3.11. Stoga je bilo i za očekivati da algoritam neće biti u stanju pronaći optimalna rješenja. Ipak, eksperiment je pokazao kako su rješenja Monte Carlo algoritma blizu optimuma i značajno bolja od sume težina povratnih lukova koju daje algoritam temeljen na metodi Pohlepe. Eksperiment je proveden na sljedeći način.

Prvo smo povećavali broj izvršavanja algoritma dok nismo došli do točke gdje algoritam sporo poboljšava izlaz. Nakon toga smo smanjivali broj skupova lukova koje algoritam prekida pomoću varijable *pomak* dok nismo našli pomak za koji algoritam ne može naći rješenje, neka ovaj pomak bude *pom*. Algoritam smo izvršavali 10^6 puta, što je trajalo u prosjeku 25 minuta. Algoritam smo pokrenuli paralelno za $pom - 1, pom, pom + 1, pom + 2$

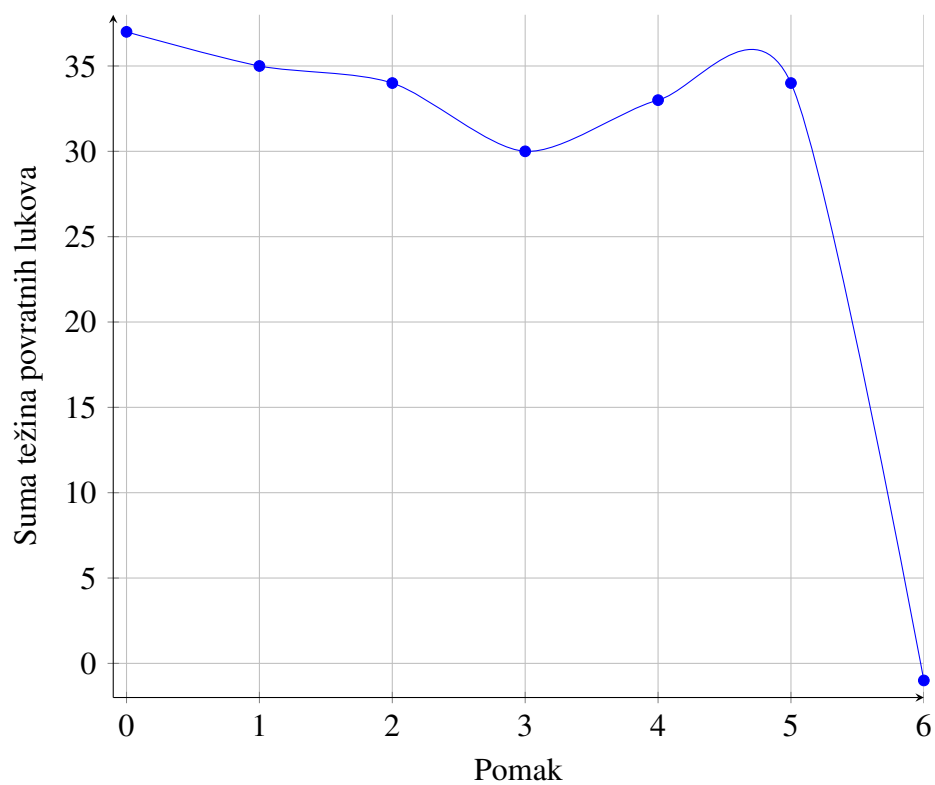
Tablica 3.4: Procjena pogreške Monte Carlo randomiziranog algoritma, na grafovima koji imaju manje brojne skupove lukova izvan ciklusa (vidi sliku 3.12; efikasnija verzija).

Oznaka grafa	Rješenje	Optimum	Razlika	Relativno
1	25	24	1	4,1666
2	39	34	5	14,7058
3	38	36	2	5,5555
4	38	35	3	8,5714
5	47	37	10	27,0270
6	57	47	10	21,2766
7	38	32	6	18,7500
8	56	52	4	7,6923
9	43	40	3	7,5000
10	30	27	3	11,1111
Očekivana vrijednost			4,7000	12,6356
σ			3,1287	7,5641
Oznaka grafa	broj eksperimenata (grafa) za devet čvorova			
Rješenje	Monte Carlo suma težina povratnih lukova			
Optimum	optimalna suma težina povratnih lukova za dani graf			
Razlika	razlika rješenja i optimuma			
Relativno	relativan odnos rješenja i optimuma			

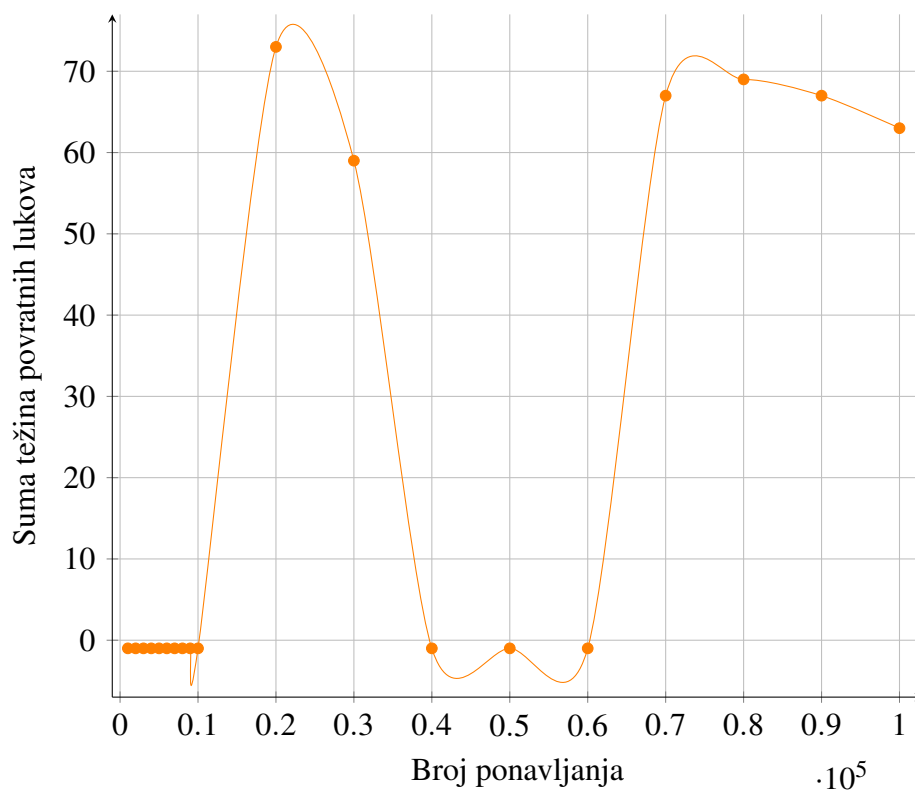
(računalni procesor na kojemu je algoritam testiran ima 4 jezgre). Na ovakav način smo smanjili broj izvršavanja algoritma za različite pomake. Ukoliko je algoritam pronašao rješenje i za $pomak + 2$ povećavali smo pomak sve dok nismo naišli na pomak za koji algoritam ne pronalazi rješenje. Ukoliko su bolja rješenja gravitirala ka suprotnoj strani dodatno smo pokretali algoritam za pomake koji idu u tom smjeru. Na kraju smo od svih dobivenih izlaza odabrali najbolji. Eksperimentiranjem nad grafovima pokazalo se je kako sa 10^6 izvršavanja algoritam pronalazi dobra rješenja u kratkom vremenu. Isto tako važno je napomenuti kako Monte Carlo algoritam dosljedno pronalazi bolja rješenja od rješenja dobivenih sa metodom Pohlepe i sa pomakom 0 nad 1000 izvršavanja sa vremenima izvršavanja unutar jedne sekunde. Na kraju, pogledamo li obrađene rezultate eksperimenta u tablici 3.4 vidimo kako bi algoritam, na grafovima koji nisu teži od grafova korištenih u našim eksperimentima, trebao moći pronalaziti rešenja unutar $4,7 \pm 3,1287$ težina povratnih lukova od optimuma. Ovo predstavlja vrijednosti unutar prvog kvartila što je, barem bismo tako mi argumentirali, solidan rezultat. Pogledamo li sliku 3.13 vidimo kako algoritam na danom grafu sa lakoćom pronalazi rješenja i to sa relativno malim brojem ponavljanja. Vremena izvršavanja za sva rješenja kretala su se između nekoliko desetaka sekundi do nekoliko minuta. Isto tako, vidimo da su najbolja rješenja na ovoj slici blizu optimalnog rješenja za dotični graf. Pogledamo li sliku 3.14 vidimo kako je algoritam pronašao rješenje koje je doslovno nadomak optimalnog rješenja. Algoritam je za svaki pomak izvršavan nekoliko minuta. Nadalje primjećujemo, na ovoj slici ali i



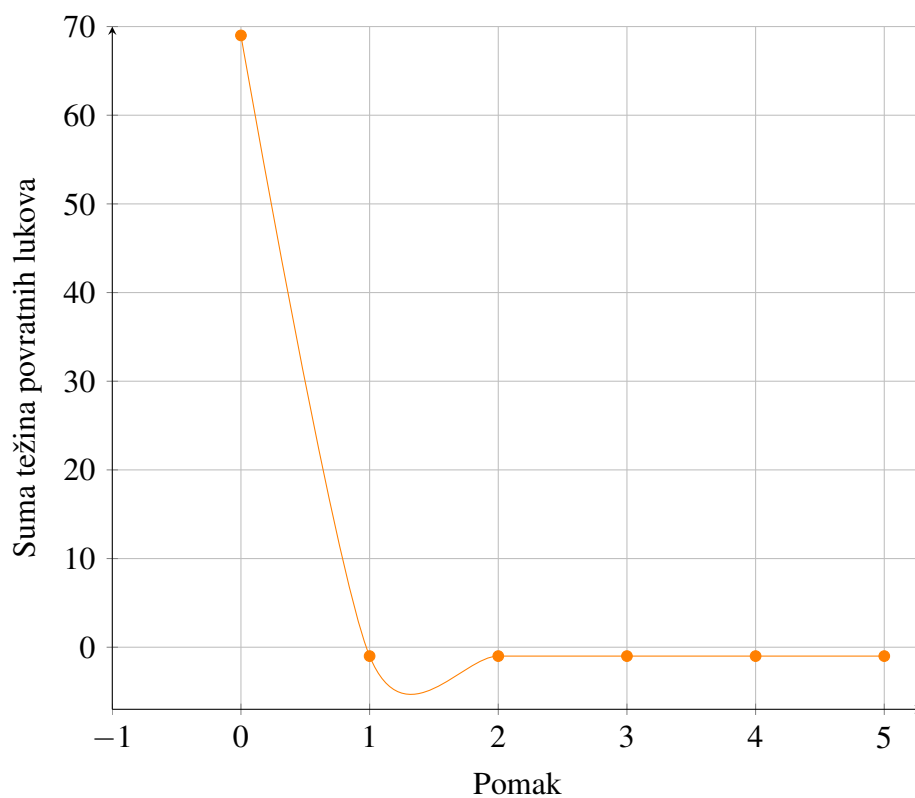
Slika 3.13: Rješenja Monte Carlo algoritma sa fiksnim pomakom (0) i varijabilnim vremenom izvršavanja za graf 1 u tablici 3.3.



Slika 3.14: Rješenja Monte Carlo algoritma sa varijabilnim pomakom i fiksnim vremenom izvršavanja (10^4) za graf 1 u tablici 3.3.



Slika 3.15: Rješenja Monte Carlo algoritma sa fiksnim pomakom (0) i varijabilnim vremenom izvršavanja za graf 6 u tablici 3.3.



Slika 3.16: Rješenja Monte Carlo algoritma sa varijabilnim pomakom i fiksnim vremenom izvršavanja (10^5) za graf 6 u tablici 3.3.

iz tablice 3.3, formula $Br. luk. \leq \frac{|E|}{2}$ dobro aproksimira broj lukova, u multigrafu broj skupova lukova, koje je potrebno prekinuti. Usporedimo li slike 3.13 i 3.14 vidimo kako naizmjeničnim mijenjanjem parametara algoritam postupno dolazi do sve boljih rješenja. Referentne točke slike 3.14 ispod nule na y osi predstavljaju slučaj kada algoritam nije uspio pronaći niti jedno rješenje. Primijetimo da pomak od 3 za ovaj graf ne daje najbolje rješenje do kojeg algoritam može doći, kao što se i vidi iz tablice 3.3. Dakle, naizmjenično mijenjanje parametara ponavljamo sve dok nismo zadovoljni sa rješenjem i dok vrijeme izvršavanja algoritma nije predugačko. S druge strane, pogledamo li sliku 3.15 vidimo kako je algoritam za ovaj graf bio relativno nepouzdan i tek za 70.000 i više izvršavanja je počeo dosljedno pronalaziti rješenja. Ipak, algoritam je uspio za 30.000 izvršavanja u samo nekoliko minuta pronaći rješenje gdje je suma težina povratnih lukova 59 što je samo dva više od rješenja koje je algoritam pronašao u tablici 3.3. Vremena izvršavanja za sve pomake na ovoj slici kretala su se unutar nekoliko minuta. Na kraju, pogledamo li sliku 3.16 vidimo kako algoritam ne pronalazi rješenja sa mijenjanjem pomaka. Analizom grafa primjećujemo da se radi o grafu koji ima relativno veliki broj skupova lukova, sa malim brojem lukova izvan ciklusa, te stoga ovakav rasplet događaja nije iznenađujući. Ipak, povećanjem broj izvršavanja algoritma i smanjenjem pomaka, kao što se vidi u tablici 3.3, pronalazimo rješenje koje je blizu optimuma. Dakle, algoritam konvergira sporije što je broj skupova lukova sa malim brojem lukova izvan ciklusa veći. Vremena izvršavanja za sve pomake na ovoj slici bila su unutar nekoliko minuta. Referentne točke na prethodnim slikama ispod nule predstavljaju slučaj kada algoritam nije pronašao niti jedno rješenje. Prethodna četiri eksperimenta predstavljaju nezavisne slučajeve te iz tog razloga primjećujemo različite rezultate za ista stanja algoritma. Stoga zaključujemo, razvijeni Monte Carlo algoritam (efikasnija verzija) pronalazi rješenja koja su unutar $Q1$ nakon određenog broja izvršavanja pi sa određenim pomakom pom .

Ipak, bilo bi dobro kada bismo razvili algoritam koji bi dosezao optimum s proizvoljnom vjerojatnošću na svim grafovima. Problem trenutnog algoritam je taj što prekida potencijalno sve lukove a ne samo one koji su u ciklusu. Međutim, ako za svaki luk koji algoritam nasumično generira provjerimo nalazi li se u ciklusu ovaj problem se može izbjeći. Ova provjera se efikasno može napraviti sa algoritmom Dubinskog pretraživanja (DFS). Pseudokod modificiranog Monte Carlo randomiziranog algoritma, koji radi na svim grafovima, dan je algoritmom 3.5. Modifikacija se nalazi u funkciji `montecarlo(graf, pomak)` ∴ Dodan je DFS algoritam za detekciju ciklusa, selekcija koja preusmjerava izvršavanje algoritma u slučaju da je generiran luk koji nije dio ciklusa što znači da taj luk ne želimo prekinuti i potrebno je generirati dva nova čvora, i dio koji osigurava da algoritam ne završi u beskonačnoj petlji. Složenost ovog novog algoritma, zbog dodatnog računanja, je $O(k|V|^3)$. S obzirom da smo u velikom djelu algoritma radili sa asocijativnom memorijom algoritam bi trebao raditi brže od ove složenosti ali ovo je gornja granica.

Nakon što smo algoritam implementirali ponovili smo prethodni eksperiment, rezul-

Algoritam 3.5 Pseudokod Monte Carlo randomiziranog algoritma za problem OSRPIS (općenita verzija).

Ulaz: Graf opisan kroz popis susjedstva $(V_{\bar{n}}, V_k), V_k \in V; V_k \neq V_{\bar{n}}$, broj ponavljanja i pomak. Moraju biti dani svi čvorovi bez obzira na ulazne lukove a ulazni lukovi moraju biti grupirani.

Izlaz: $V_j(opt), \sum_{(u,v) \in E, u > v} T(u,v)$ i $v_i (i = 1 \dots |V|)$.

```

1: funkcija ponavljanje(graf, ponovi, pomak) :
2: postavi sjeme generatora pseudoslučajnih brojeva
3: while ponovi do
4:   temp = montecarlo(graf, pomak)
5:   if pronađeno bolje rješenje then
6:     najbolje_rjesenje = temp
7:   end if
8:   smanji ponovi za 1
9: end while
10: izračunaj  $1 - \left(1 - \left(\frac{n-2}{n}\right)^{TBSL}\right)^{pi}$ 
11: return najbolje_rjesenje
12:
13:
14: funkcija montecarlo(graf, pomak) :
15: while postoje neposjećeni lukovi grafa  $(V_{\bar{n}}, V_k), V_k \in V; V_k \neq V_{\bar{n}}$  do
16:   detekcijom grupa lukova odredi ukupan skup lukova TBSL
17: end while
18: broj prekidanja skupova lukova je  $br\_prek = \frac{TBSL}{2} - pomak$ 
19: while br\_prek > 0 do
20:   generiraj dva čvora po uniformnoj distribuciji
21:   Dubinskim pretraživanjem provjeri da li je generirani luk dio ciklusa
22:   if generirani luk (u,v) nije dio ciklusa then
23:     ukoliko smo, za redom, generirali veći broj lukova od ukupnog broja lukova grafa
       prekini generiranje lukova
24:     vrati se na generiranje dva čvora po uniformnoj distribuciji
25:   end if
26:   prekini luk
27:   if prekinut zadnji luk skupa then
28:     umanji br\_prek za 1
29:     spremi prekinuti skup lukova
30:   end if
31: end while
32: izračunaj sumu težina povratnih lukova
33: topološki sortiraj dobiveni graf
34: return  $\frac{n-2}{n}^{TBSL}, \sum_{(u,v) \in E, u > v} T(u,v)$  i  $v_i (i = 1 \dots |V|)$ 

```

tati prethodnog eksperimenta vide se u tablicama 3.3 i 3.4. Rezultati novog eksperimenta vide se u tablicama 3.5 i 3.6. Broj ponavljanja algoritma je 10^6 , kao i u prethodnom eksperimentu. Pomak smo mijenjali s obzirom na rješenja koja smo dobivali. Ipak, primjećujemo kako je novi algoritam, za razliku od starog, vrlo često pronalazio rješenja sa pomakom 0. Novi eksperiment pokazuje kako ovaj, modificirani, algoritam vrlo često pronalazi optimalna rješenja, što je bilo za očekivati. Pogledamo li tablicu 3.6 vidimo kako algoritam pronalazi rješenja čija udaljenost od optimuma je unutar $0,5 \pm 0,8498$ težina povratnih lukova. Odnosno, gledano relativno, algoritam pronalazi rješenja čija udaljenost od optimuma je unutar $1,0973\% \pm 1,8937\%$ težina povratnih lukova. Što znači kako ovaj novi, modificirani, algoritam kod vjerojatnosti $\geq 0,9999$, uz adekvatan pomak i broj izvršavanja, pronalazi rješenja koja su optimalna ili u prosjeku udaljena od optimuma $\leq 3\%$.

Tablica 3.5: Rezultati eksperimenta nad Monte Carlo randomiziranim algoritmom (općenita verzija).

Oznaka grafa	Monte Carlo				GiO	
	Broj ponavljanja	Pomak	Vjerojatnost	Rješenje	Optimum	Pohlepa
1	10^6	7	0,9999	24	24	31
2	10^6	4	0,9999	34	34	54
3	10^6	0	0,9999	36	36	58
4	10^6	4	0,9999	35	35	50
5	10^6	0	0,9999	37	37	57
6	10^6	0	0,9999	48	47	81
7	10^6	0	0,9999	32	32	55
8	10^6	0	0,9999	54	52	93
9	10^6	0	0,9999	42	40	49
10	10^6	0	0,9999	27	27	66

Oznaka grafa broj eksperimenta (grafa) za devet čvorova

Pomak promjena broja skupova lukova koje je potrebno prekinuti

Rješenje suma težina povratnih lukova

GiO rezultati algoritma temeljenog na metodi Grananja i ograničenja

Optimum optimalna suma težina povratnih lukova za dani graf

Pohlepa suma težina povratnih lukova dobivena pomoću metode Pohlepe

Tablica 3.6: Procjena pogreške Monte Carlo randomiziranog algoritma (općenita verzija).

Oznaka grafa	Rješenje	Optimum	Razlika	Relativno
1	24	24	0	0,0000
2	34	34	0	0,0000
3	36	36	0	0,0000
4	35	35	0	0,0000
5	37	37	0	0,0000
6	48	47	1	2,1276
7	32	32	0	0,0000
8	54	52	2	3,8461
9	42	40	2	5,0000
10	27	27	0	0,0000
Očekivana vrijednost			0,5000	1,0973
σ			0,8498	1,8937
Oznaka grafa	broj eksperimenta (grafa) za devet čvorova			
Rješenje	Monte Carlo suma težina povratnih lukova			
Optimum	optimalna suma težina povratnih lukova za dani graf			
Razlika	razlika rješenja i optimuma			
Relativno	relativan odnos rješenja i optimuma			

3.4 Heuristika

Radi potpunosti istraživanja u ovom poglavlju ćemo dati kratak pregled heuristike koja je razvijena tijekom pred istraživanja. "Algoritam prvo pronalazi početno rješenje nakon čega to rješenje pokušava kroz niz koraka poboljšati. Početno rješenje se traži na način da se za svaki čvor računa ulazni i izlazni stupanj kao u tablici 3.7, koja je preuzeta iz (Kudelić et al., 2011). Nakon tog koraka algoritam radi silazno sortiranje čvorova grafa s

Tablica 3.7: Ulazni i izlazni stupanj čvorova grafa. (Kudelić et al., 2011)

Podsustav	Ulazni stupanj	Izlazni stupanj
1	2	4
2	9	9
3	10	6
4	2	4
5	1	1

obzirom na broj izlaznih veza. Stoga je potrebno napraviti n prolaza kroz skup podataka tablice 3.7 i svaki put pronaći

$$\max[v_i \xrightarrow{\text{izlaz}} D(E)_i] \quad (3.13)$$

te izdvojiti pronađeni čvor na kraj popisa linearnog slijeda. Drugim riječima, pomoću metode Pohlepe izabiremo čvorove grafa koji će biti pomaknuti na početak slijeda razvoja podsustava IS-a. Ukoliko imamo slučaj jednakog broja klasa podataka kod više čvorova, odabir čvora vrši se s obzirom na

$$\min[v_j \xrightarrow{\text{ulaz}} D(E)_j]. \quad (3.14)$$

Ako i ulazni stupanj nije jedinstven čvor se odabire proizvoljno. Primjenimo li rečeno na tablicu 3.7 dobiti ćemo početni linearan slijed vrhova kao u tablici 3.8 koja je preuzeta iz (Kudelić et al., 2011). Stoga je početni slijed vrhova $SO = [2, 3, 1, 4, 5]$. Nakon početnog

Tablica 3.8: Matrica početnog slijeda. (Kudelić et al., 2011)

Podsustav	Ulazni stupanj	Izlazni stupanj
2	9	9
3	10	6
1	2	4
4	2	4
5	1	1

slijeda vrhova za svaki čvor računaju se povratne

$$\sum_{j=1}^{i-1} D(E)_{\bar{i}j} \quad (3.15)$$

i sljedne

$$\sum_{j=1}^{i-1} D(E)_{j\bar{i}} \quad (3.16)$$

veze. Stoga, ako je

$$ISs_i(Bc_{i-k}) > ISs_{i-k}(Fc_i), \quad (3.17)$$

pri čemu $k = 1, \dots, i-1$, pronašli smo bolje mjesto za promatrani čvor u vidu broja povratnih lukova linearnog slijeda i stoga možemo napraviti zamjenu čvorova. Dakle, ako je za neku instancu ISs_p

$$(ISs_p(Bc_{p-k}) \leq ISs_{p-k}(Fc_p)) = false \quad (3.18)$$

sljedi kako je

$$(ISs_p(Bc_{p-k}) > ISs_{p-k}(Fc_p)) = true \quad (3.19)$$

i stoga je potrebno napraviti zamjenu čvorova kako bismo poboljšali ukupnu sumu težina povratnih veza u linearnom slijedu razvoja podsustava IS-a. Međutim, prethodni uvjet nije dovoljan s obzirom da moramo uzeti u obzir i sve čvorove između. Stoga je potrebno odrediti sumu

$$\sum_{k=1}^{p-1} [ISs_p(Bc_{p-k}) - ISs_{p-k}(Fc_p)] = SPL \quad (3.20)$$

(Suma težina Povratnih Lukova) pri čemu je potrebno napraviti zamjenu čvorova jedino ako je $SPL > 0$. Nadalje, s obzirom da želimo pronaći najbolju poziciju moramo za svaki čvor pronaći

$$\max \left(\sum_{k=1}^{p-1} [ISs_p(Bc_{p-k}) - ISs_{p-k}(Fc_p)] > 0 \right) \quad (3.21)$$

kako bismo mogli dodatno optimizirati početni sljed vrhova. Ukoliko je ta suma jednaka nuli to znači kako ne postoji poboljšanje i nije isplativo raditi pomak a ako je manja od nule to znači da bi broj stvorenih povratnih veza bio veći od broja eliminiranih povratnih veza." (Kudelić et al., 2011) Algoritam je implementiran u programskom jeziku **C#** i može se vidjeti u radu (Kudelić et al., 2012). "Algoritam je podjeljen na četiri funkcije:

- funkcija za pronalazak ulaznog stupnja,
- funkcija za pronalazak izlaznog stupnja,
- funkcija za pronalazak početnog slijeda,

- funkcija za inkrementalno poboljšanje početnog slijeda i pronalazak konačnog rješenja.

Složenost funkcije koja računa izlazni stupanj je $O(n^2)$. Složenost je proporcionalna veličini strukture koja sadrži podatke i stoga je funkcija efikasna. Složenost funkcija koje računaju ulazni stupanj i početni slijed je isto tako $O(n^2)$ i funkcije su efikasne. Međutim, zadnja funkcija koja radi inkrementalno poboljšanje slijeda i pronalazi konačno rješenje ima složenost $O(n^3)$ što nije proporcionalno veličini strukture koja sadrži podatke te stoga ova funkcija u tom smislu nije efikasna. Ipak, složenost je polinom trećeg stupnja što je, imajući u vidu težinu problema koji se rješava, zadovoljavajuće s obzirom da ova funkcija za razliku od prethodne dvije mora odraditi dodatne korake kako bi došla do konačnog rješenja." (Kudelić et al., 2012)

Empirijska analiza dana je u radu (Kudelić et al., 2013). "Algoritam radi unutar jedne sekunde za do 200 čvorova i 500 lukova. Kada je algoritam testiran za 500 čvorova i 100 lukova vrijeme izvršavanja doseglo je 11,91s a za 600 čvorova i 1200 lukova vrijeme izvršavanja bilo je 20,27s." (Kudelić et al., 2013) Ova heuristika očito je praktično primjenjiva s obzirom da je dovoljno brza za pronalazak linearnog slijeda razvoja bilo kojeg IS-a. Teško je zamisliti IS koji bi bio dekomponiran do razine detaljnosti koja bi od prethodno opisane heuristike zahtijevala vrijeme izvršavanja u mjesecima ili godinama. Ipak, algoritam ima jednu manu a to je ne mogućnost procjene udaljenosti izlaza algoritma od optimuma.

3.5 Korištenje razvijenih algoritama i načini uvrštavanja dodatnih ograničenja

Kako bismo riješili problem OSRPIS razvili smo dva nova algoritma. Jedan temeljen na metodi Grananja i ograničenja koji uvijek kada se izvrši do kraja pronalazi optimalno rješenje. Drugi temeljen na metodi Monte Carlo koji doseže optimum sa proizvoljnom vjerojatnošću u polinomnom vremenu. Algoritmi su razvijeni sa ciljem dopunjavanja postojećih metodologija razvoja IS-a.

Ukoliko se odlučimo za određivanje slijeda razvoja podsustava IS-a pomoću algoritma temeljenog na metodi Grananja i ograničenja prvo trebamo opisati IS preko p/k matrice. Nakon toga je p/k matricu potrebno pretvoriti u graf. Struktura podataka za graf je popis lukova.

```
# primjer ulaznog grafa za algoritam
# temeljen na metodi grananja i ograničenja
g = [
    [[1, 3], 2],
    [[1, 2], 2],
    [[2, 3], 8],
    [[2, 1], 1],
    [[3, 1], 1],
    [[3, 2], 3],
    [[3, 4], 2],
    [[4, 2], 3],
    [[4, 5], 1],
    [[5, 2], 1]
]
```

Svaki luk sačinjen je od dva čvora i težine luka. Prvi čvor je početni a drugi završni, što znači kako je svaki luk usmjeren od lijeva na desno. Nakon što takav graf damo algoritmu kao ulaz algoritam će pronaći optimalno rješenje u obliku sume

$$\sum_{\substack{(u,v) \in E \\ u > v}} T(u,v)$$

i slijeda podsustava IS-a

$$v_i \ (i = 1 \dots |V|).$$

Jedan primjer izlaza algoritma izgleda kako sljedeći.

```
('Suma->', 7, 'Slijed->', [1, 4, 5, 2, 3])
```

Nakon čega grupa ljudi koja je odgovorna za određivanje slijeda razvoj podsustava informacijskog sustava postupka prema dobivenom izlazu iz algoritma.

Ukoliko se pak iz određenih razloga odlučimo za Monte Carlo randomizirani algoritam postupak dobivanja grafa za ulaz u algoritam je isti kao kod algoritma temeljenog na metodi Grananja i ograničenja. Međutim, ulazni graf za Monte Carlo algoritam je zbog efikasnije izvedbe algoritma promijenjen u popis susjedstva. Isto tako, graf koji predstavlja ulaz u ovaj algoritam je multigraf. Ulazna struktura podataka izgleda kako sljedeći.

```
# primjer ulaznog grafa
# za Monte Carlo algoritam
g = {
    1: [2, 2, 2, 2, 2, 2, 2, 4, 4, 4, 7, 7, 6, 6, 6, 6, 6, 3, 3,
        3, 3, 3],
    2: [9, 9, 5, 5, 5, 6, 6, 6, 6, 6, 6, 6, 8, 8, 8, 8, 8, 8, 8, 3,
        3, 3, 3, 3, 3, 3, 3],
    3: [5, 6, 6],
    4: [2, 2, 2, 2, 2, 2, 2, 2, 2, 7, 5, 5, 5, 5, 5, 5, 8, 8, 9,
        9, 9, 9, 1, 1],
    5: [6, 6, 6, 6, 1, 1, 1, 1, 1, 4, 4, 4, 4, 4, 4, 4, 4, 7, 7,
        2, 2, 2, 2, 2, 2, 8, 3, 3],
    6: [1, 1, 9, 9, 9, 9, 7, 7, 7, 7, 8, 8, 8, 8, 8, 8, 8, 8, 8],
    7: [5, 5, 5, 5, 8],
    8: [7, 7, 7, 7, 7, 7, 7, 7, 7, 4, 2],
    9: [8, 8, 8, 5, 5, 5, 5, 5, 5, 7, 7, 7, 7],
}
```

Ključevi asocijativne memorije predstavljaju ulazne čvorove dok vrijednosti svakog ključa predstavljaju izlazne čvorove multigrafa. Nakon što algoritmu damo ulazni graf, broj izvršavanja, te pomak, algoritam će kroz niz koraka opisan u prijašnjem poglavlju pronaći vjerojatnost

$$\left(1 - \left(1 - \left(\frac{n-2}{n}\right)^{\frac{n}{2}}\right)^{p_i}\right),$$

sumu

$$\sum_{\substack{(u,v) \in E \\ u > v}} T(u,v),$$

i topološko sortirani slijed podsustava IS-a v_i ($i = 1 \dots |V|$). Jedan primjer izlaza algoritma izgleda kako sljedeći.

```
[0.9999816985099514, 52, [9, 8, 7, 6, 3, 2, 4, 1, 5]]
```

Postupak ponavljamo sve dok nismo zadovoljni sa rješenjem. Nakon čega grupa ljudi

koja je odgovorna za određivanje slijeda razvoj podsustava informacijskog sustava postupka prema dobivenom izlazu iz algoritma. Ukoliko iz nekog razloga postoji potreba narušavanja slijeda razvoja podsustava IS-a pronađenog od strane bilo kojeg od ova dva algoritma to možemo napraviti na sljedeći način.

Prvi način narušavanja slijeda razvoja moguće je ostvariti sa brisanjem čvora iz grafa što će rezultirati i brisanjem svih lukova tog čvora. Drugi način je brisanje jednog od lukova zbog kojih je taj čvor u ciklusu ili više lukova ukoliko je čvor sadržan u više ciklusa. U slučaju da grupa ljudi zadužena za određivanje slijeda razvoja podsustava IS-a odluči kako je ovisnost čvora s kojim se želi narušiti algoritamski pronađeni slijed o ostatku čvorova nevažna, bolje rješenje je brisanje čvora i svih popratnih lukova iz grafa s obzirom da će ovaj način narušavanja očito značajno ubrzati rad oba algoritma. Ako bi se ipak htjela zadržati ovisnost čvora, koja proizlazi iz opisa poslovnog sustava, sa kojim se želi narušiti slijed koji daje algoritam onda je bolje rješenje brisanje jednog ili više lukova koji će izbaciti taj čvor iz svih ciklusa. Brisanjem različitih lukova čvora kojeg se želi izbaciti iz ciklusa moguće je pomicati mjesto tog čvora u slijedu čvorova, naime tada taj čvor svaki put ovisi o drugim čvorovima. Na ovaj način možemo upravljati pozicijom čvora u slijedu čvorova s obzirom na djelomičnu ovisnost čvora o ostatku grafa a da ne prekinemo u potpunosti svaku vezu čvora i ostatka grafa.

3.6 Primjena OSRPIS algoritama na ostale probleme

S obzirom da je problem OSRPIS vrlo općenit, algoritmi koji se koriste za rješavanje tog problema se potencijalno mogu koristiti i za rješavanje drugih problema koji su suštinski isti ili slični. Općenito gledano ovi algoritmi se potencijalno mogu koristiti za svaki problem koji u sebi sadrži neku vrstu određivanja rasporeda. Neki od poznatiji problema gdje bi se OSRPIS algoritmi mogli koristiti jesu: Određivanje kritičnog puta (poznata metoda s kojom se rješava ovaj problem zove se Metoda kritičnog puta, eng. Critical Path Method), Raspoređivanje zadataka na procesoru, i Trgovački putnik.

Metoda kritičnog puta "računa najduži put od početne i završne točke za planirane aktivnosti s obzirom na vremena početka i završetka planiranih aktivnosti. Vremena početka i završetka kreću se u određenom rasponu. Što znači da kritični put predstavlja onaj niz aktivnosti koji svojim produljenjem direktno produljuje trajanje projekta." (Armstrong-Wright, 1969) Imajući u vidu rečeno, prilikom promatranja algoritama koji rješavaju problem OSRPIS vidimo kako je moguće modificirati dotične algoritme na način da rješavaju problem Određivanja kritičnog puta. Naime, svaki algoritam koji se bazira na računanju sume težina povratnih lukova moguće je modificirati tako da računa vrijeme trajanja, kako je definirano u Metodi kritičnog puta. Isto tako, moguće je da bi OSRPIS algoritmi davali slijed aktivnosti koji je blizu izlazu koji daje Metoda kritičnog puta, međutim ovo bi trebalo dodatno istražiti. Nadalje, algoritme koji su bazirani na prekidanju lukova moguće je iskoristiti kako bismo ciklički graf pretvorili u aciklički graf nad kojim je moguće odrediti niz aktivnosti koje predstavljaju kritični put.

Raspoređivanje zadataka na procesoru predstavlja problem gdje skup procesa u određenom trenutku mora ostvariti međusobnu komunikaciju kako bi se izveo određeni zadatak. (Tanenbaum, 2009) Usporedimo li ovaj problem sa problemom OSRPIS vidimo kako su problemi vrlo slični. Naime, ukoliko bi graf $G = (V, E)$ koji predstavlja ulaz u OSRPIS algoritam Grananja i ograničenja predstavljao skup procesa i njihove međusobne veze, linearan slijed tih procesa, gdje bi suma

$$\sum_{\substack{(u,v) \in E \\ u > v}} T(u, v)$$

predstavljala broj poziva procesa na procese, predstavljao bi slijed sa minimalnim brojem zamjena konteksta.

Naposljetku, promotrimo li problem Trgovačkog putnika i naš problem zapažamo sljedeće. Problem Trgovačkog putnika (minimum) glasi kako sljedi.

"Instanca: Skup C od m gradova, udaljenost $d(c_i, c_j) \in N$ za svaki par gradova $c_i, c_j \in C$.

Rješenje: Tura od C , odnosno, permutacija $\pi : [1..m] \rightarrow [1..m]$.

Mjera: Dužina ture, odnosno, $d(\{c_{\pi(m)}, c_{\pi(1)}\}) + \sum_{i=1}^{m-1} d(\{c_{\pi(i)}, c_{\pi(i+1)}\})$. (Crescenzi and Kann, 1998)

Bez modifikacije, OSRPIS algoritmi se ne mogu koristiti za ovaj problem, to je očito. Međutim, OSRPIS algoritmi bi nam mogli dati odgovor na jedno drugo zanimljivo pitanje, koje problem Trgovačkog putnika ne postavlja, koje glasi: Koja tura, minimalne duljine, gradova C , prema (Crescenzi and Kann, 1998)

$$d(\{c_{\pi(m)}, c_{\pi(1)}\}) + \sum_{i=1}^{m-1} d(\{c_{\pi(i)}, c_{\pi(i+1)}\}),$$

nam daje minimalne povratne udaljenosti

$$\sum_{\substack{(u,v) \in E \\ u > v}} T(u,v)?$$

Kako bismo dobili odgovor na ovo pitanje potrebno je stvoriti novi općenitiji problem koji se sastoji od problema Trgovačkog putnika i problema OSRPIS. Zaključno napomenimo kako je OSRPIS algoritme moguće koristiti ili vrlo brzo modificirati za rješavanje PSL, MPSL, i pronalaženje topološki sortiranog slijeda.

Poglavlje 4

Zaključak

Tijekom istraživanja, nakon opisa problema i kritičkog osvrta, postavili smo dvije hipoteze i jedan cilj. Prva hipoteza glasila je kako sljedeći.

HIPOTEZA 1 Problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava u informacijskom sustavu je NP-težak i APX-težak.

Preko teorema 3.1.1 dokazali smo kako je problem OSRPIS NP-težak (vidi korolar 3.1.1) i APX-težak (vidi korolar 3.1.2). Stoga zaključujemo, prva hipoteza je dokazana. Dodatno smo dokazali kako je problem OSRPIS NP-potpun, teoremom 3.1.1. Druga hipoteza glasila je kako sljedeći.

HIPOTEZA 2 Algoritam temeljen na metodi Monte Carlo rješava problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava u informacijskom sustavu s proizvoljnom vjerojatnošću dosizanja optimuma u polinomnom vremenu.

S obzirom da smo dokazali lemu 3.3.1 i razvili pripadajući algoritam čija složenost je polinomno ograničena, zaključujemo, druga hipoteza je dokazana. Isto tako, s obzirom da su obje hipoteze dokazane, zaključujemo, ostvarili smo zadani cilj. Zadani cilj glasio je kako sljedeći.

CILJ Pronaći efikasno algoritamsko rješenje za problem Određivanja redoslijeda razvoja podsustava informacijskog sustava.

U svrhu rješavanja problema OSRPIS osmisli smo: algoritam temeljen na metodi Grananja i ograničenja, Monte Carlo randomizirani algoritam, i heuristički algoritam. Algoritmi su analizirani, implementirani, i empirijski testirani. Empirijskim testiranjem utvrdili smo praktična ograničenja algoritama. Za Monte Carlo randomizirani algoritam dodatno je izračunata vjerojatnost. Na kraju smo objasnili: na koji način smo zamislili korištenje algoritama, na koji način se mogu uvrštavati dodatna ograničenja, i koji su to ostali problemi gdje se OSRPIS algoritmi potencijalno mogu koristiti.

Poglavlje 5

Prilozi

Implementacija algoritma 5.1: Eksperiment nad algoritmom, temeljenom na metodi Grananja i ograničenja, za optimalno rješavanje problema OSRPIS.

```
1 __author__ = 'Robert'
2
3
4 from treelib import Tree # izvor: https://github.com/caesar0301/pyTree,
    ucitano: 29.08.2014.
5 import random
6 import time
7
8 prekid_novi_opt = 0          # prekidanje pretrage stabla zbog pronalaska
    novog optimuma
9 prekid_stari_opt_bolji = 0  # prekidanje pretrage stabla zbog boljeg starog
    optimuma
10 broj_pros_cvor = 0          # broj prosirenja cvorova stabla
11 broj_pos_cvor = 0          # broj posjecenih cvorova pri izgradnji stabla
12 min_visa_raz = 0          # broj izbora grane sa minimumom na visoj
    razini
13
14
15 def zavrshi_stablo(korijen, vrhovi_grafa, minimalna_suma_slijeda, grf): #
    dovrshi stablo i pronadji optimum podstabla
16
17     podstablo = Tree()
18     podstablo.create_node(str(korijen) + ";0", korijen)          # stvaranje
        korijena podstabla
19     instanca_rod_tren_cvora = podstablo.parent(korijen)          # instanca
        cvora podstabla preko koje dolazimo do oca
20     trenutni_cvor = podstablo.get_node(korijen)                  # trenutni potencijalno
        optimalni odabir
21     id_cvora = len(vrhovi_grafa) + 1                             # jedinstveni
        identifikator cvorova u podstablu
22     global prekid_novi_opt          # globalne varijable za eksperiment
```

```

23     global prekid_stari_opt_bolji
24     global broj_pros_cvor
25     global broj_pos_cvor
26     global min_visa_raz
27     min_visa_raz_detekcija = False
28
29     popis_cvorova_perm = []      # popis svih predaka odredjenog cvora
        podstabla
30     cvor_prosiren = False      # indikacija moze li se trenutni cvor dalje
        prosirivati
31
32     print(korijen)  # ispis korijena stabla koje se trenutno prosiruje
33
34     while True:
35         while True:
36             if instanca_rod_tren_cvora is not None: # trazenje cvorova
                permutacije radi sirenja stabla
37                 popis_cvorova_perm.append(int(instanca_rod_tren_cvora.tag[:
                    instanca_rod_tren_cvora.tag.rfind(';')]))
38                 instanca_rod_tren_cvora = podstablo.parent(
                    instanca_rod_tren_cvora.identifier)
39             else:
40                 break
41
42             # suma povratnih lukova do trenutnog cvora
43             suma_trenutni_cvor = int(trenutni_cvor.tag[trenutni_cvor.tag.rfind(
                ';') + 1:])
44
45             for novi_cvor in vrhovi_grafa:
46                 # filtriranje cvorova permutacije
47                 if novi_cvor not in popis_cvorova_perm \
48                     and novi_cvor != int(trenutni_cvor.tag[:trenutni_cvor.
                        tag.rfind(';')]):
49
50                     suma_novi_cvor = \
51                         tezina_veze(novi_cvor, int(trenutni_cvor.tag[:
                            trenutni_cvor.tag.rfind(';')]),
52                                     popis_cvorova_perm, grf) +
53                             suma_trenutni_cvor
54                     # dodavanje sinova na trenutni potencijalno optimalni
55                     odabir
56                     id_cvora += 1
57                     podstablo.create_node(str(novi_cvor) + ";" + str(
58                         suma_novi_cvor), id_cvora,
59                                         parent=trenutni_cvor.identifier)
57                 cvor_prosiren = True
58                 broj_pos_cvor += 1      # eksperiment

```



```

59
60     if cvor_prosiren:
61         broj_pros_cvor += 1      # eksperiment
62
63     if not cvor_prosiren: # pronadjen novi optimum
64         prekid_novi_opt += 1    # eksperiment
65
66         popis_cvorova_perm.reverse()
67         popis_cvorova_perm.append(int(trenutni_cvor.tag[:trenutni_cvor.
68                                     tag.rfind(';')])) # linearan slijed
69
70         suma = int(trenutni_cvor.tag[trenutni_cvor.tag.rfind(';') + 1
71                               :])
72
73         #podstablo.show(line_type='ascii')
74         return suma, popis_cvorova_perm
75
76     listovi_stabla = podstablo.leaves() # dohvatanje instanci listova
77     podstabla
78     najmanja_suma_list = listovi_stabla[0]
79
80     for list_ in listovi_stabla: # pronalazak lista sa najmanjom
81         sumom povratnih lukova
82         if int(list_.tag[list_.tag.rfind(';') + 1:]) \
83             < int(najmanja_suma_list.tag[najmanja_suma_list.tag.
84             rfind(';') + 1:]):
85             najmanja_suma_list = list_
86
87         elif int(list_.tag[list_.tag.rfind(';') + 1:]) \
88             == int(najmanja_suma_list.tag[najmanja_suma_list.tag.
89             rfind(';') + 1:]):
90             # u slucaju da je list sa jednakom vrijednosti
91             povratnih lukova na visoj razini podstabla
92             if podstablo.level(list_.identifier) > podstablo.level(
93                 najmanja_suma_list.identifier):
94                 najmanja_suma_list = list_
95                 min_visa_raz_detekcija = True # eksperiment
96
97     if min_visa_raz_detekcija:
98         min_visa_raz += 1 # eksperiment
99
100     # ako je suma trenutnog slijeda veca od do sada optimalnog slijeda
101     prekini daljnju potragu
102     if int(najmanja_suma_list.tag[najmanja_suma_list.tag.rfind(';') + 1
103                               :]) >= minimalna_suma_slijeda:
104         prekid_stari_opt_bolji += 1 # eksperiment
105

```

```

96         #podstablo.show(line_type='ascii')
97         return []
98
99         # ponovno postavljanje privremenih varijabli
100        trenutni_cvor = najmanja_suma_list
101        instanica_rod_tren_cvora = podstablo.parent(trenutni_cvor.identifier
102            )
103        popis_cvorova_perm = []
104        cvor_prosiren = False
105        min_visa_raz_detekcija = False
106
107    def zapocni_stablo(graf): # zapocni sva stabla
108
109        suma_lukova = 0 # maksimalna globalna suma na pocetku i minimalna
110            suma kasnije
111        popis_vrhova = [] # popis svih vrhova grafa
112        slij_vrhova_min_pov_sume_luk = [] # slijed cvorova sa minimalnom
113            sumom povratnih lukova
114        global broj_pos_cvor # varijabla za eksperiment
115
116        for tezina_luka in graf:
117            if tezina_luka[0][0] not in popis_vrhova: # pronalazak vrhova
118                grafa
119                popis_vrhova.append(tezina_luka[0][0])
120            if tezina_luka[0][1] not in popis_vrhova: # u slucaju da cvor
121                nema izlaznih lukova
122                popis_vrhova.append(tezina_luka[0][1])
123
124        print("Skup_vrhova_grafa:_" + str(popis_vrhova)) # ispis svih vrhova
125            grafa
126
127        popis_vrh_temp = [] # popis svih vrhova sa izlaznim lukovima
128
129        # pronalazak broja izlaznih lukova za svaki vrh
130        for vrh_ in popis_vrhova:
131            suma_vrh = 0
132
133            for tezina_luka in graf:
134                if tezina_luka[0][0] == vrh_:
135                    suma_vrh += tezina_luka[1]
136
137            popis_vrh_temp.append([vrh_, suma_vrh])
138        # sortiranje prema broju izlaznih lukova
139        popis_vrh_temp = sorted(popis_vrh_temp, key=lambda popis: popis[1])
140
141        brojac_vrh = 0

```

```

137     broj_vrhova = len(popis_vrh_temp)
138     popis_pov_luk = []          # popis cvorova i povratnih lukova
139
140     # racunanje povratnih veza za sortirani niz lukova
141     while brojac_vrh < broj_vrhova:
142         brojac_vrhovi = brojac_vrh + 1
143         suma_pov_luk = 0
144
145         while brojac_vrhovi < broj_vrhova:
146             for luk in graf:
147                 if popis_vrh_temp[brojac_vrh][0] == luk[0][0] and
148                    popis_vrh_temp[brojac_vrhovi][0] == luk[0][1]:
149                     suma_pov_luk += luk[1]
150                     break
151
152                 brojac_vrhovi += 1
153
154             # pohranjivanje sume povratnih lukova za svaki cvor
155             popis_pov_luk.append([popis_vrh_temp[brojac_vrh][0], suma_pov_luk])
156
157             brojac_vrh += 1
158
159     for luk_i in popis_pov_luk:    # sumiranje povratnih veza i
160         postavljajanje pocetnog optimuma
161         suma_lukova += luk_i[1]
162
163     print("Pocetni_optimum:_ " + str(suma_lukova))    # ispis heuristicki
164     pronadjenog optimuma
165
166     suma_lukova += 1    # postavljanje sume lukova na jedan vise radi
167     pronalazenja heuristicki otkrivenog optimuma
168
169     print("Pocetni_uvecani_optimum:_ " + str(suma_lukova))    # ispis
170     uvecanog heuristicki pronadjenog optimuma u slucaju pronadjenog
171     optimuma
172
173     print("\n::::_Pocetak_hodanja_po_stablu_::::")
174
175     for vrh in popis_vrhova:    # prolazak kroz podstabla
176         broj_pos_cvor += 1    # eksperiment
177
178         temp = zavrshi_stablo(vrh, popis_vrhova, suma_lukova, graf)
179         if len(temp) == 2:    # pronadjen novi optimum
180             suma_lukova = temp[0]
181             slij_vrhova_min_pov_sume_luk = temp[1]
182
183     print("::::_Zavrsetak_hodanja_po_stablu_::::\n")
184
185     print("Pronasli_smo_novi_optimum:_ " + str(prekid_novi_opt))    # broj
186     prekidanja stvaranja stabla zbog pronalaska novog optimuma

```

```

176     print("Prekid_jer_je_stari_optimum_bio_bolji:_ " + str(
        prekid_stari_opt_bolji)) # broj prekidanja zbog boljeg starog
        optimuma
177     print("Broj_prosirenja_cvorova:_ " + str(broj_pros_cvor)) # broj
        prosirenja cvorova stabla
178     print("Broj_posjecenih_cvorova_stabla:_ " + str(broj_pos_cvor)) #
        ukupan broj posjecenih cvorova stabla
179     print("Broj_grana_sa_minimumom_na_visoj_razini:_ " + str(min_visa_raz))
        # grana sa minimumom na visoj razini
180
181     return "Suma->", suma_lukova, "Slijed->", slij_vrhova_min_pov_sume_luk
        # vraćanje globalnog optimuma
182
183
184 def tezina_veze(u, v, preci_v, grf):
185
186     suma_tezina = 0 # suma tezina izmedju cvora u i svih
        prijasnjih cvorova
187     popis_ocuvanog_slijeda = [v] # popis cvorova ocuvanog slijeda
188
189     popis_ocuvanog_slijeda.extend(preci_v)
190
191     for vrh_ in popis_ocuvanog_slijeda:
192         for luk in grf:
193             if luk[0][0] == u and luk[0][1] == vrh_: # sumiranje
                povratnih lukova
                suma_tezina += luk[1]
194                 break
195
196     return suma_tezina
197
198
199
200 def eksperiment(br_cvorova, br_pon_eks): # zapocni eksperiment i
    ponavlja ga br_pon_eks puta
201
202     # u slucaju da je dan trivijalan graf ili
203     # ako je broj ponavljanja eksperimenta manji od jedan izadji van iz
        funkcije
204     if br_cvorova ≤ 2 or br_pon_eks < 1:
205         return "Broj_cvorova_mora_biti_veci_od_2\nBroj_ponavljanja_
            eksperimenta_mora_biti_veci_od_0"
206
207     br_lukova = ((br_cvorova * (br_cvorova - 1))/2) + 1 # broj lukova
        koje je potrebno generirati
208     random.seed(a=random.SystemRandom())
209
210     for br_pon in range(1, br_pon_eks + 1):

```

```
211     print("Eksperiment_" + str(br_pon) + " :-----")
212
213     popis_cvorova = [] # skup cvorova koje je potrebno povezati sa
                        lukovima
214
215     # generiranje skupa cvorova
216     for cvor in range(1, br_cvorova + 1):
217         popis_cvorova.append(cvor)
218
219     graf = [] # popis lukova i tezina na temelju kojega ce se zvati
                funkcija zapocni_stablo():
220     temp = [] # privremeni popis za spremanje luka i tezine
221     skup_lukova = [] # skup svih generiranih lukova
222     # stvaranje grafa g((u,v),T(u,v))
223     for broj_luka in range(1, int(br_lukova) + 1):
224
225         while True: # uniforman odabir jedinstvenog luka
226             luk = random.sample(popis_cvorova, 2) # uniforman odabir
                luka
227
228             if luk not in skup_lukova:
229                 skup_lukova.append(luk)
230                 temp.append(luk) # stvaranje strukture luk-tezina
231                 break
232
233         tmp_tezina_luk = 0 # tezina generiranog luka
234
235         if broj_luka == 1:
236             print("-----Distribucija_tezina-----") # pocetak ispisa
                distribucije tezina
237
238         # generiranje tezine luka u rasponu [1,br_cvorova] prema
                ekspanencijalnoj distribuciji
239         while tmp_tezina_luk < 1:
240             tmp_tezina_luk = int(random.expovariate(0.15)) % (
                br_cvorova + 1)
241
242         print(tmp_tezina_luk) # ispis tezina lukova
243         if broj_luka == br_lukova:
244             print("-----Kraj_ispisa_distribucije_tezina-----") #
                zavrsetak ispisa tezina lukova
245
246         # stvaranje strukture luk-tezina
247         temp.append(tmp_tezina_luk)
248
249         # stvaranje grafa
250         graf.append(temp)
```

```

251
252     # ponovno postavljanje privremenih varijabli
253     temp = []
254
255     print(graf)
256
257     t_poc = time.process_time()      # mjerenje vremena pocetka
        eksperimenta (bez vremena pauze)
258
259     # pozivanje funkcije za trazenje optimalnog rjesenja
260     print(zapocni_stablo(graf))
261
262     t_zav = time.process_time() - t_poc
263     print("Vrijeme_izvršavanja_algoritma:_ " + str(t_zav))
264
265     # postavljanje globalnih varijabli na pocetne vrijednosti
266     global prekid_novi_opt
267     global prekid_stari_opt_bolji
268     global broj_pros_cvor
269     global broj_pos_cvor
270     global min_visa_raz
271
272     prekid_novi_opt = 0
273     prekid_stari_opt_bolji = 0
274     broj_pros_cvor = 0
275     broj_pos_cvor = 0
276     min_visa_raz = 0
277
278     print("-----")
279     print("-----")
280
281     return "\n---|Kraj_eksperimenata|--"
282
283
284     print(eksperiment(5, 1))

```

Literatura

Arge, L., L. Toma, and N. Zeh

Lipanj 2003. I/O-efficient topological sorting of planar DAGs. In *Proceedings of the fifteenth annual ACM symposium on Parallel algorithms and architectures*, A. Rosenberg?, ed.

Armstrong-Wright, A.

Siječanj 1969. *Critical Path Method*, 1 edition. Prentice Hall Press.

Boehm, B.

Veljača 2000. Spiral Development: Experience, Principles, and Refinements.
<http://www.dtic.mil/dtic/tr/fulltext/u2/a382590.pdf>, učitano 11.8.2014.

Boehm, B. and V. Basili

Siječanj 2001. Software Defect Reduction Top 10 List. *Computer*.

Boehm, B., A. Egyed, J. Kwan, D. Port, A. Shah, and R. Madachy

Srpanj 1998. Using the WinWin Spiral Model: A Case Study. *Computer*.

Centers for Medicare & Medicaid Services

Ožujak 2008. Selecting a development approach.
<http://www.cms.gov/Research-Statistics-Data-and-Systems/CMS-Information-Technology/XLC/Downloads/SelectingDevelopmentApproach.pdf>, učitano 8.8.2014.

Coleman, G. and R. Verbruggen

Srpanj 1998. A Quality Software Process for Rapid Application Development. *Software Quality Journal*.

Conway, R. W., W. L. Maxwell, and L. W. Miller

Lipanj 2003. *Theory of Scheduling*, 1 edition. Dover Publications.

Cormen, T. H., C. E. Leiserson, R. L. Rivest, and C. Stein

Srpanj 2009. *Introduction to Algorithms*, 3 edition. MIT Press.

Crescenzi, P. and V. Kann

Kolovoz 1998. A compendium of NP optimization problems.
<http://www.csc.byblos.lau.edu.lb/classes/csc888-Optimization/spring2004/NP-Problems.pdf>, učitano 20.8.2014.

Davenport, T. H. and J. E. Short

Srpanj 1990. The New Industrial Engineering: Information Technology and Business Process Redesign. *MIT Sloan Management Review*.

de Fraysseix, H., P. O. de Mendez, and P. Rosenstiehl

Lipanj 2006. Trémaux Trees and Planarity. *International Journal of Foundations of Computer Science*.

Geambasu, C. V., I. Jianu, I. Jianu, and A. Gavrilă

n.m. 2011. Influence Factors for the Choice of a Software Development Methodology. *Accounting and Management Information Systems*.

Giaglis, G. M.

Travanj 2001. A Taxonomy of Business Process Modeling and Information Systems Modeling Techniques. *The International Journal of Flexible Manufacturing Systems*.

Goodrich, M. T. and R. Tamassia

Listopad 2001. *Algorithm Design: Foundations, Analysis, and Internet Examples*, 1 edition. Wiley.

Horowitz, E. and S. Sahni

Rujan 1984. *Fundamentals of computer algorithms*, 2 edition. Computer Science Press.

Howell, K. E.

Studení 2012. *An Introduction to the Philosophy of Methodology*, 1 edition. SAGE Publications Ltd.

Žilinskas, A. and A. Zhigljavsky

Kolovoz 2004. Branch and probability bound methods in multi-objective optimization. *Optimization Letters*.

Kahn, A. B.

Studení 1962. Topological sorting of large networks. *Communications of the ACM*.

Kann, V.

Svibanj 1992. *On the Approximability of NP-complete Optimization Problems*. PhD thesis, Royal Institute of Technology, Stockholm.

Karp, R. M.

Ožujak 1972. Reducibility among Combinatorial Problems. In *Proceedings of a symposium on the Complexity of Computer Computations*, R. E. Miller, J. W. Thatcher, and J. D. Bohlinger, eds.

Kenyon-Mathieu, C. and W. Schudy

Lipanj 2007. How to rank with few errors. In *Proceedings of the thirty-ninth annual ACM symposium on Theory of computing*, D. Johnson?, ed.

Knuth, D. E.

Ožujak 2011. *The Art of Computer Programming, Volumes 1-4A Boxed Set*, 1 edition. Addison-Wesley Professional.

Ko, R. K., S. S. Lee, and E. W. Lee

Prosinac 2008. Business process management (BPM) standards: a survey. *Business Process Management Journal*.

Kudelić, R.

Srpanj 2014. Javni razgovor: Automatizacija postupka određivanja redoslijeda razvoja podsustava informacijskog sustava. Službeni dokument Fakulteta organizacije i informatike, Varaždin.

Kudelić, R., M. Konecki, and A. Lovrenčić

Srpanj 2013. Multi-agent information system design and implementation: empirical analysis of IS subsystems execution and development order algorithm. *Journal of software*.

Kudelić, R., A. Lovrenčić, and M. Konecki

Ožujak 2012. Information system subsystems execution and development order algorithm implementation and analysis. *International Journal of Computer Science Issues*.

Kudelić, R., A. Lovrenčić, and M. Konecki

Srpanj 2011. Automatic Determination of Information System Subsystems Execution and Development Order. *International Review on Computers and Software*.

Laplante, P. A. and C. J. Neill

Veljača 2004. "The Demise of the Waterfall Model Is Imminent" and Other Urban Myths. *ACM Queue*.

Lawler, E.

Lipanj 1964. A Comment on Minimum Feedback Arc Sets. *Circuit Theory, IEEE Transactions on*.

Levitin, A.

Listopad 2011. *Introduction to the Design and Analysis of Algorithms*, 3 edition. Addison-Wesley.

Lovrenčić, A.

Lipanj 1997. The Problem of Optimization of the Process of Decomposition of an Information System. *Journal of Information and Organizational Sciences*.

Lovrenčić, A.

Ožujak 2008. Automatizacija postupaka u projektiranju informacijskih sustava. <http://zprojekti.mzos.hr/page.aspx?pid=96&lid=1>, učitano 4.8.2014.

Motwani, R. and P. Raghavan

Kolovoz 1995. *Randomized Algorithms*, 1 edition. Cambridge University Press.

Myers, G. J., T. Badgett, and C. Sandler

Studeni 2012. *The Art of Software Testing*, 3 edition. Wiley.

Pearce, D. J. and P. H. J. Kelly

Srpanj 2006. A Dynamic Topological Sort Algorithm for Directed Acyclic Graphs. *ACM Journal of Experimental Algorithmics*.

Poppendieck, M. and T. Poppendieck

Svibanj 2003. *Lean Software Development: An Agile Toolkit*, 1 edition. Addison-Wesley Professional.

Poras, A., R. K. Sharma, S. K. Gaur, and A. K. Bajpai

Prosinac 2011. Dynamic Modeling for Strategic Planning of a Small Foundry Using System Dynamics. In *Proceedings of the International Conference on Soft Computing for Problem Solving (SocProS 2011)*, K. Deep, A. Nagar, M. Pant, and J. C. Bansal, eds.

Prim, R. C.

Studeni 1957. Shortest connection networks and some generalizations. *Bell System Technical Journal*.

Russo, N. L.

Svibanj 1995. The use and adaptation of system development methodologies. <http://www.andrews.edu/vyhmeisr/papers/sdm.html>, učitano 5.8.2014.

Saltz, J. H., R. Mirchandaney, and D. Baxter

Svibanj 1991. Run-time parallelization and scheduling of loops. *Computers, IEEE Transactions on*.

Satish, N. R., K. Ravindran, and K. Keutzer

Listopad 2008. Scheduling task dependence graphs with variable task execution times onto heterogeneous multiprocessors. In *Proceedings of the 8th ACM international conference on Embedded software*, L. de Alfaro and J. Palsberg, eds.

Simão, E. M.

Listopad 2009. Software Development Methodologies: Analysis and choice aid. Master's thesis, Universidade do Minho: Escola de Engenharia.

Skiena, S. S.

n.m. 2008. *The Algorithm Design Manual*, 2 edition. Springer.

Stapleton, J.

Srpanj 1999. DSDM: Dynamic Systems Development Method. In *Technology of Object-Oriented Languages and Systems, 1999. Proceedings of*, n.u., ed.

Stonedahl, F. and W. M. Rand

Studen 2012. When Does Simulated Data Match Real Data? Comparing Model Calibration Functions Using Genetic Algorithms. *Robert H. Smith School Research Paper No. RHS-06-151*.

Sutherland, J., A. Viktorov, J. Blount, and N. Puntikov

Siječanj 2007. Distributed Scrum: Agile Project Management with Outsourced Development Teams. In *Proceedings of the 40th Hawaii International Conference on System Sciences*, J. Ralph H. Sprague, ed.

Tanenbaum, A. S.

n.m. 2009. *Modern Operating Systems*, 3 edition. Pearson Prentice Hall.

Tarjan, R.

Lipanj 1972. Depth-First Search and Linear Graph Algorithms. *SIAM J. COMPUT.*

Tarjan, R.

Lipanj 1976. Edge-disjoint spanning trees and depth-first search. *Acta Informatica*.

Žugaj, M., J. Šehanović, and M. Cingula

n.m. 2004. *Organizacija*, 2 edition. TIVA Tiskara Varaždin.

van der Aalst, W. M. P., A. H. M. ter Hofstede, and M. Weske

Lipanj 2003. Business Process Management: A Survey. In *Proceedings of the International Conference on Business Process Management*, W. M. P. van der Aalst and M. Weske, eds.

Winston, P. H.

Svibanj 1992. *Artificial Intelligence*, 3 edition. Addison-Wesley.

Wynekoop, J. L. and N. L. Russo

Listopad 2003. Studying system development methodologies: an examination of research methods. *Information Systems Journal*.

Yuan, H. L. and D. W. Wang

Siječanj 2012. Application of DSM Topological Sort Method in Business Process. In *Frontiers of Advanced Materials and Engineering Technology*, R. Chen, D. Sun, and W.-P. Sung, eds.

Zeller, A.

Lipanj 2009. *Why Programs Fail: A Guide to Systematic Debugging*, 2 edition. Morgan Kaufmann.

Zwillinger Daniel et al.

n.m. 2003. *CRC Standard Mathematical Tables and Formulae*, 31 edition. CHAPMAN & HALL/CRC.

Životopis

Robert Kudelić rođen je 10.7.1985., u Zagrebu. Osnovnu školu započeo je u Dugom Selu a završio u Puli u Osnovnoj školi Šijana. Srednjoškolsko obrazovanje smjera Elektrotehničar završio je u Obrtničkoj školi u Koprivnici. Diplomirao je na Fakultetu organizacije i informatike u Varaždinu sa temom: Primjena i analiza Windows Presentation Foundation tehnologije u desktop aplikacijama. Na istom Fakultetu zapošljava se 2009. godine kao znanstveni novak / asistent na Katedri za teorijske i primijenjene osnove informacijskih znanosti gdje sudjeluje u znanstvenom radu i izvođenju nastave na predmetima vezanim za programiranje. Znanstveni i stručni interes vezan mu je uz informacijske sustave, algoritme i programiranje.

Popis objavljenih djela

Radovi u časopisima

1. Robert Kudelić; Mladen Konecki; Alen Lovrenčić. Multi-agent information system design and implementation: empirical analysis of IS subsystems execution and development order algorithm. Journal of software, srpanj 2013.
2. Robert Kudelić; Alen Lovrenčić; Mladen Konecki. Information system subsystems execution and development order algorithm implementation and analysis. IJCSI International Journal of Computer Science Issues, ožujak 2012.
3. Kudelić, Robert; Lovrenčić, Alen; Konecki, Mladen. Automatic determination of information system subsystems execution and development order. International Review on Computers and Software, srpanj 2011.

Radovi na konferencijama

1. Schatten, Markus; Grd, Petra; Konecki, Mladen; Kudelić, Robert. Towards a Formal Conceptualization of Organizational Design Techniques for Large Scale Multi Agent Systems, Conference Proceedings of the 2nd International Conference on System-Integrated Intelligence: Challenges for Product and Production Engineering.

- Thoben, Klaus-Dieter; Busse, Matthias; Denkena, Berend; Gausemeier, Jürgen. Srpanj 2014.
2. Robert Kudelić; Mirko Maleković; Alen Lovrenčić. Mind Map Generator Software, Proceedings 2012 IEEE International Conference on Computer Science and Automation Engineering. Shaozi Li; Yun Cheng; Ying Dai. Svibanj 2012.
 3. Konecki, Mario; Lovrenčić, Alen; Kudelić, Robert. Making Programming Accessible to the Blinds, Proceedings of the 34th MIPRO International Convention on Computers in Technical Systems. Bogunović, Nikola; Ribarić, Slobodan. Svibanj 2011.
 4. Konecki, Mladen; Cingula, Marijan; Kudelić, Robert. Integracija sigurnosti informacijskog i komunikacijskog sustava u korporativno upravljanje, VI. znanstveno-stručna konferencija s međunarodnim sudjelovanjem "Menadžment i sigurnost" (M&S 2011). Taradi, Josip. Lipanj 2011.
 5. Konecki, Mladen; Kudelić, Robert; Lovrenčić, Alen. Efficiency of lossless data compression, Proceedings of the 34th MIPRO International Convention on Computers in Technical Systems. Bogunović, Nikola; Ribarić, Slobodan. Svibanj 2011.
 6. Kudelić, Robert; Konecki, Mladen; Maleković, Mirko. Mind Map Generator Software Model with Text Mining Algorithm, Proceedings of the 33rd International Conference on Information Technology Interfaces. Lužar-Stiffler, Vesna; Jarec, Iva; Bekić, Zoran. Lipanj 2011.
 7. Konecki, Mario; Kudelić, Robert; Radošević, Danijel. Challenges of the blind programmers, Proceedings of the 21st Central European Conference on Information and Intelligent Systems. Boris Auer; Miroslav Bača; Markus Schatten. Rujan 2010.
 8. Konecki, Mladen; Kudelić, Robert. Justifiability of open source software development, Proceedings of the 21st Central European Conference on Information and Intelligent Systems. Boris Auer; Miroslav Bača; Markus Schatten. Rujan 2010.

Stranica namjerno ostavljena prazna