Genetski algoritam za rešavanje problema optimalnog planiranja kretanja u grafu

Petrović Ana, Spasojević Đorđe

Matematički fakultet

pana.petrovic@gmail.com, djordje.spasojevic1996@gmail.com

5. septembar 2019

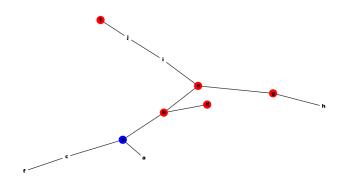


Pregled

- Opis problema
- Algoritam
 - Reprezentacija jedinke
 - Funkcija prilagođenosti
 - Selekcija
 - Kreiranje nove generacije
 - Ukrštanje
 - Mutacija
- Rezultati
 - Poređenje sa BF pristupom
 - Histogrami
- Zaključak
- 6 Literatura



Opis problema



- **Cilj:** Naći sekvencu poteza **robota** i **prepreka** tako da robot stigne iz početnog čvora **s** u ciljni čvor **t** u što manjem broju poteza.
- U jednom potezu može da se pomeri ili robot ili prepreka u susedni čvor koji nije zauzet



Genetski algoritam

- Ulaz: Prepreke, robot, graf, čvor t, putanja(s, t)
- Izlaz: Sekvenca poteza koja dovodi robota u čvor t

Inicijalizacija populacije;

Računanje fitnes funkcije za svaku jedinku

while Nije dostignut maksimalan broj generacija do

Selekcija;

Generisanje nove populacije primenom ukrštanja i mutacije Pronalaženje najbolje prilagođene jedinke u populaciji

end

return Trenutno najbolje prilagođena jedinka



Reprezentacija jedinke

- Lista validnih poteza robota i prepreka počevši od inicijalnog stanja grafa
- Jedan potez:
 - (čvor A, čvor B, težina putanje(A, B), putanja(A, B))
- Jedinke mogu biti različite dužine
 - Maksimalna dužina jedinke: brojPreprekaNaPutanji(s,t)*dužinaPutanje(s,t)
- Primer jedinke dužine 3:
 [('t', 'i', 2, ['t', 'j', 'i']), ('g', 'h', 1, ['g', 'h']), ('s', 'a', 1, ['s', 'a'])]

Funkcija prilagođenosti

- Svakoj jedinki dodeljuje se skor
- Određen eksperimentalno, dodeljivanjem nagrada i kazni

```
Skor = -težinaPutanje;
if Robot == ciliniČvor then
   Skor += SOLVED_AWARD
end
for prepeka iz liste prepreka do
    Skor -= OBSTACLE_PENALTY
end
if ciliniČvor prazan and brojPreprekaNaPutu == 0 then
   Skor += DIST_FACTOR*(težinaPutanje(s, t) - težinaPutanje(r,t))
end
 return Skor
```

Selekcija

Turnirska selekcija

- Bira se k nasumičnih jedinki, od kojih se bira najbolje prilagođena za pobednika
- Lista selektovanih jedinki se popunjava do neke određene veličine reproduction_size
- Korišćena je strategija elitizma, pa u turnire ulaze samo one jedinke koje ne pripadaju elitnim
- Na selektovane jedinke se kasnije primenjuje operator ukrštanja

Kreiranje nove generacije

Popunjavanje nove generacije elitnim jedinkama;
Odabiranje nasumične jedinke iz elitnih za mutaciju
while Veličina nove generacije manja od population_size do
Odabiranje 2 nasumične jedinke iz liste selektovanih
Ukrštanje roditelja
Primena mutacije na nasumičnu elitnu jedinku
Primena mutacije na dete dobijeno ukrštanjem
end
return Nova generacija

Ukrštanje

- Odabere se nasumično pozicija i iz roditelja koji je kraće dužine
- Taj roditelj se iseče do te pozicije i taj deo se dodeli detetu kao početak
- Za svaku poziciju od i-te pa do dužine drugog roditelja se proverava da li je moguć potez na i-toj poziciji u drugom roditelju, i ako jeste, izvršava se
- Dete se popunjava dokle god je moguće
- Moguće dobijanje još nasumičnijih poteza u detetu
- Moguće dobijanje deteta kraće dužine

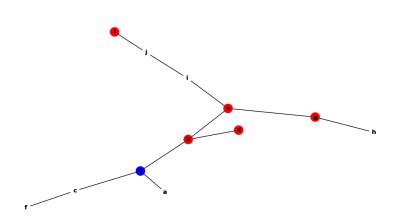


Mutacija

- Dodavanje jednog nasumičnog legitimnog poteza na trenutnu sekvencu
- Cilj:
 - Produžavanje skraćenih jedinki
 - Rešavanje slučajeva zaglavljivanja robota
- Dešava se sa verovatnoćom koja je malo veća od uobičajene
- Primenjuje se i nad elitnim i nad ostalim jedinkama
- Najpre se proverava da li postoji moguć potez koji izvršava robot i ako postoji dodaje se
 - U suprotnom, dodaje se validan potez neke od prepreka



Rezultati



Rezultati

	M=5%	M=10%	M=20%
Generacija	190	89	17
Broj poteza	41	26	40
Vreme izvršavanja	15.704	24.09	23.999

	maxIt = 50	$\max It = 200$	maxIt = 500
Generacija	nije rešen	89	73
Broj poteza	nije rešen	26	40
Vreme izvršavanja	8.10	24.09	49.87

[popSize = 50	popSize = 200	popSize = 1000
	Generacija	33	4	6
	Broj poteza	40	38	20
Ī	Vreme izvršavanja	6.18	32.41	93.064

Algoritam grube sile

- Pronalazi najoptimalnije rešenje: 18 poteza
- U ovom slučaju za 0.53 sekunde
- U slučaju komplikovanijih grafova, značajno duže vreme izvršavanja

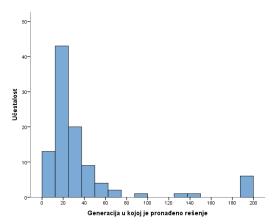
Predloženi genetski algoritam

- popSize = 100, elite = 50, maxIter = 200 repSize = 30, tournamentSize = 10, mutationRate = 20
- Ne pronalazi najbolje rešenje, ali nalazi dovoljno dobro
- Vreme izvršavanja: 1.73 sekunde
- Generacija u kojoj je pronađeno rešenje: 51
- Broj poteza u rešenju: 28



Histogram - broj generacije

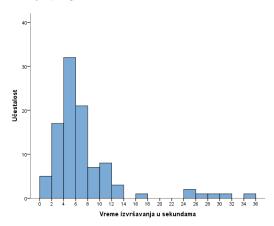
- popSize = 200, elite = 50, maxIter = 200, repSize = 30, tournamentSize = 10, mutationRate = 20
- 100 pokretanja programa





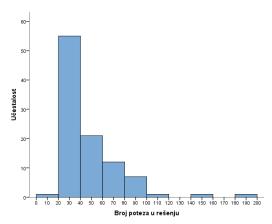
Histogram - vreme izvršavanja

- popSize = 200, elite = 50, maxIter = 200, repSize = 30, tournamentSize = 10, mutationRate = 20
- 100 pokretanja programa



Histogram - broj poteza

- popSize = 200, elite = 50, maxIter = 200, repSize = 30, tournamentSize = 10, mutationRate = 20
- 100 pokretanja programa



Zaključak

- Algoritam se pokazao kao relativno uspešan
- U komplikovanijim primerima, značajno unapređenje u vremenu izvršavanja u odnosu na algoritam grube sile
- U većini slučajeva rešava problem u ranijim iteracijama
- Prosečno vreme do pronalaženja dovoljno dobrog rešenja je oko 5 sekundi
- Ne pronalazi optimalan broj poteza, ali najčešće sasvim dovoljno dobar

Literatura

- Ismail AL-Taharwa, Alaa Sheta, and Mohammed Al-Weshah. A mobile robot path planning using genetic algorithm in static environment. 2008
- Sarah Alnasser and Hachemi Bennaceur. An efficient genetic algorithm for the global robot path planning problem. Digital Information and Communication Technology and its Applications (DICTAP) 2016 Sixth International Conference, 2016.
- Christos H. Papadimitriou, Prabhakar Raghavan, Madhu Sudan, and Hisao Tamaki. Motion planning on a graph. Proc. 35th IEEE Symposium on Foundations of Computer Science (FOCS), 09 2001.
- Lydia E. Kavraki and Steven M. LaValle. Motion Planning. 2008.
- Chaymaa Lamini, Said Benhlima, and Ali Elbekri. Genetic algorithm based approach for autonomous mobile robot path planning. 2018.

