Najkrajša pot z odstranljivimi ovirami – poročilo

Gašper Terglav

22. maj 2024

Predstavitev problema

Problem je posplošitev klasične verzije, v kateri se lahko oviram samo izogibamo. V \mathbb{R}^2 imamo dve točki s in t iščemo najkrajšo evklidsko pot med njima. Ovire v ravnini so konveksni večkotniki, vsak od njih ima ceno $c_i > 0$. Če imamo na voljo C "denarja", katere ovire se splača odstraniti, da dosežemo najkrajšo pot? V resničem življenju lahko npr. načrtovalci mest spremenijo cestno omrežje, da dosežejo boljšo pretočnost in tako odstranijo ovire za neko ceno. Še en primer omenjen v članku so skladišča v katerih delajo roboti. Kako spremeniti postavitev ovir v skladišču, da se roboti hitreje premikajo okoli?

Preprost primer na katerem so ovire s cenami, začetek in konec, ter proračun lahko vidimo na sliki 1.

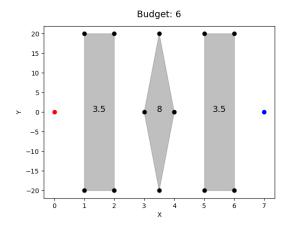


Figure 1: Primer problema.

Zanima nas torej: ali obstaja pot dolžine L in cene C med začetkom in koncem? Ta problem je na žalost NP-težek, zato se bomo za polinomski čas morali zadovoljiti z algoritmom, ki ima neko napako vsaj v ceni. Še pred algoritmi iz članka pa je treba narediti t. i. "viability graph" za naš problem.

Algoritmi

Viability graph

Začnimo s pomembnima opazkama o obnašanju najkrajše poti. Če bo šla naša pot skozi oviro, bo zaradi konveksnosti sekala samo dve stranici večkotnika. Smer bo pot spremenila samo v ogliščih večkotnikov. Tako bomo lahko problem prevedli na iskanje najkrajše poti v grafu, katerega vozlišča so vsa oglišča ovir ter točki s in t. Označimo ta graf z G=(V,E), kjer $(u,v)\in E$, če je vsota cen vseh ovir, ki jih prečka daljica \overline{uv} manjša ali enaka od našega proračuna C. Vsaka povezava v grafu ima dva parametra, dolžino in ceno.

Najprej sem se konstrukcije lotil naivno. Za vsak par točk sem za vsako oviro pogledal, če jo pot seka. Ta pristop ima časovno zahtevnost $O(n^3)$. Je pa tudi veliko robnih primerov, ki otežijo implementacijo. Trenutna implementacija ima problem, ko je na poti med ogliščema še tretje oglišče. Če sta drugo in tretje oglišče del iste ovire in gre pot po njeni notranjosti, tega nisem znal na lep način zaznati. Tako bi imela ta povezava premajhno ceno. Implementacija je v datoteki "viabilityGraph.py"

Viabilty graph je v resnici posplošitev konstrukcije z imenom angleškim imenom visibility graph, s katerim se rešuje osnovno verzijo problema, kjer je C=0. O tej verziji je več literature, s katero sem si lahko pomagal. Zato sem izgradnjo visibility grapha iz knjige [2] v poglavju 15 posplošil na viability graph. Na vsakem koraku pri konstrukciji izberemo novo oglišče v. Ugotoviti moramo, do katerih oglišč lahko iz v pridemo s ceno največ C. Pri naivnem pristopu smo oglišča pregledali kakor so padla. Sedaj pa jih hočemo v nekem pametnem vrstnem redu, da bomo lahko nekaj informacij uporabili za naprej. Predstavljajmo si poltrak p, ki ima izhodišče v v in naredi en krog v smeri urinega kazalca. Oglišča bomo pregledali v vrstnem redu, ki ga določa ta sprehod poltraka (ang. plane sweep). Če p oglišča seka istočasno, imajo prednost tista, ki so bližje v. Robove ovir, ki jih p seka, bomo shranili v dvojiško drevo, kar omogoča hitrejše dodajanje in brisanje.

Ta algoritem poženemo za vsako oglišče, ki ga imamo in tako lahko sestavimo naš viability graph. Potrebujemo pa še funkcijo, ki nam v 5. koraku izračuna ceno poti. Kot argument ji moramo podati točke v, w_i, w_{i-1} ter ceno poti vw_{i-1} in še naše dvojiško drevo ter vse ovire. Ključno je, da če w_i in w_{i-1} ležita na isti premici, lahko uporabimo to kar vemo o w_{i-1} .

Ta funkcija z imenom viable nato za vsak w_i pregleda dvojiško drevo in sešteje cene vseh ovir, ki jih vw seka. Že to je počasneje kot v verziji problema, ko je C=0. Tam nas večino časa zanima samo rob z najmanjšim ključem v drevesu. Ta je najbližje v. Če obstaja in seka $\overline{vw_i}$ potem w_i seveda ni viden. Celotno drevo pregledujemo tam samo, če sta w_i in w_{i-1} kolinearna in je w_{i-1} viden. In tudi v tem primeru iščemo samo do prvega presečišča. Drugi problem je, da moramo vsakič na začetku preveriti, ali sta v in w_i del iste ovire. V trenutni implementaciji se tega lotim naivno, kar ima zahetvnost O(n). Zaradi tega je zahtevnost celotnega algoritma skupaj spet $O(n^3)$, kljub temu da je zahtevnost tistega v [2] le $O(n^2 \log n)$. Prvi korak v izboljšavi algoritma je torej

Algorithm 1 Vrnem seznam oglišč, ki jih lahko dosežemo iz v

- 1: Uredimo preostala oglišča glede na kot, ki ga daljica med ogliščem in v naredi s pozitivno x-osjo.
- 2: Dodamo v drevo vse robove, ki jih p seka. Prvi rob je tisti, ki ga poltrak najprej seka.
- 3: W = []
- 4: **for** w_i v urejenih ogliščih **do**
- 5: **if** (cena poti med v in w_i) $\leq C$ then
- 6: Dodamo $w_i \vee W$.
- 7: end if
- 8: Zavrtimo poltrak p, da gre sedaj še skozi w_i .
- 9: Odstranimo iz drevesa robove ovir, ki se končajo v w_i ter ležijo nad p.
- 10: Dodamo v drevo robove, ki se končajo v w_i in ležijo pod njim.
- 11: end for
- 12: return W

nov algoritem, ki preveri če sta dve oglišči del iste ovire. Implementacija se nahaja v datoteki sweep Viability Graph. py. Rezultat algoritma, uporabljenega na našem problemu vidimo na sliki 2.

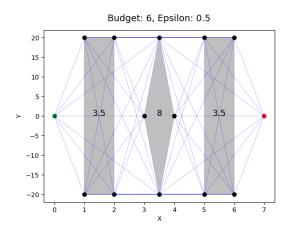


Figure 2: Viability graph.

Algoritem v polinomskem času z napako $(1 + \epsilon)$ v ceni

Ker imamo viability graph G=(V,E), lahko končno začenmo z vsebino članka. Glavni problem je, da imajo povezave v G dva parametra: ceno in dolžino. Graf bi radi modificirali tako, da bi na novem grafu samo pognali Dijkstra algoritem in dobili rešitev, zato hočemo nekako odstraniti cene iz povezav.

in dobili rešitev, zato hočemo nekako odstraniti cene iz povezav. Naj bo zaradi preprostosti $K=min(\frac{C}{min_i~c_i},h)$, kjer je h število ovir, c_i

pa njihove cene ter $\sum c_i = C$. Delimo vse cene zK/C, da je naš proračun za ovire na tako enak K. Potem naredimo $\lceil \frac{2K}{\epsilon} \rceil + 1$ kopij vsakega vozličša v grafu G in jih označimo z $v_0, v_{\epsilon/2}, v_{\epsilon}..., v_K$. Za vsak rob $(u, v) \in E$ s ceno c in za vsak $0 \le i \le \lceil \frac{2K}{\epsilon} \rceil$, dodamo rob $(u_{i\epsilon/2}, v_{j\epsilon/2})$, kjer je $j \le \lceil \frac{2K}{\epsilon} \rceil$ največje celo število da velja $j \le i \le j + c$. Dolžina povezav je enaka kot v originalnem grafu. Tako smo ceno zakodirali v vozlišča. Indeks v vozlišču nam pove, koliko smo plačali na poti do sedaj. Na koncu dodamo še novi vozlišči s in t, ter vsakega od njiju povežemo z vsemi njunimi kopijami. Te povezave imajo dolžino 0. Ker imajo povezave samo še dolžino, lahko sedaj za iskanje najkrajše poti uporabimo Dijkstro. Novi graf ima $O(|V|K/\epsilon)$ vozlišč in $O(|E|K/\epsilon)$ robov. Dijkstra je časovno najbolj zahtevna stvar, zato je časovna zahtevnost celotnega algoritma enaka $O(\frac{K}{\epsilon}(|E|+|V|\log\frac{|V|}{\epsilon}))$. Če je n število vseh oglišč ovir, je to v najboljšem primeru $\Omega(\frac{n^3}{\epsilon})$.

Tako lahko končno najdemo najkrajšo pot pri našem problemu, prikazano na sliki 3.

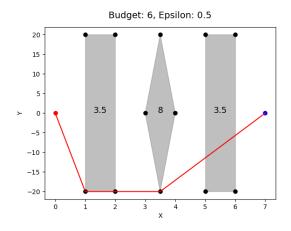


Figure 3: Najkrajša pot z $\epsilon = 0.5$.

V svoji implementaciji zaradi preprostosti ne naredim $2/\epsilon$ kopij temveč samo $1/\epsilon$. Posledično bo cena najkrajše poti manjša od $(1+2\epsilon)C$. Čeprav je naš primer zelo preprost, se napaka pojavi če izberemo $\epsilon>0.5$, kot vidimo na sliki 4

Hitrejši algoritem

Za večjo hitrost bomo morali modificirati graf G. Pravzaprav hočemo zmanjšati število povezav v grafu, na katerem na koncu poženemo Dijsktro. V zameno pa je tukaj lahko napaka $(1 + \epsilon)$ tudi pri dolžini poti. Algoritem ima dva dela. Najprej konstruiramo nov graf $H = (X, \Gamma)$, ki bo imel manj povezav kot G. Zanimivo pa je, da ima H več vozlišč kot G. K drugem delu pristopimo

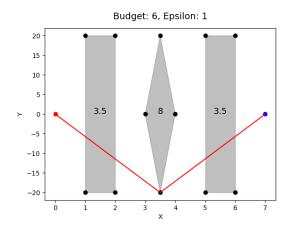


Figure 4: Najkrajša pot z $\epsilon = 1$.

podobno kot prej, s kopiranjem grafa H. Ta algoritem ima časovno zahtevnost $O(\frac{nh}{\epsilon^2}\log n\log\frac{n}{\epsilon})$ kar je približno za potenco n manj kot prejšnji algoritem.

Konstrukcija grafa H

Začeli smo z grafom G=(V,E). Za $H=(X,\Gamma)$ bo veljalo $|X|, |\Gamma|=O(n\log n)$ in $V\subseteq X$. Označimo razdaljo med ogliščema v,u v grafu G z $d_G(v,u)$. Potem bo za vsak par $v,u\in G$ veljalo $d_G(v,u)\leq d_H(v,u)\leq \sqrt{2}d_G(v,u)$. Naše poti bodo sestavljene bolj iz vodoravnih in navpičnih segmentov, jih bo pa manj.

Graf H konstruiramo z naslednjim rekurzivnim algoritmom.

Vir

- [1] P. K. Agarwal, N. Kumar, S. Sintos in S. Suri. Computing Shortest Paths in the Plane with Removable Obstacles. In 16th Scandinavian Symposium and Workshops on Algorithm Theory (SWAT 2018). Leibniz International Proceedings in Informatics (LIPIcs), Volume 101, pp. 5:1-5:15, Schloss Dagstuhl Leibniz-Zentrum für Informatik (2018)
- [2] M. Berg, O. Cheong, M. Kreveld in M. Overmars *Computational Geometry:*Algorithms and Applications Springer Berlin, Heidelberg, 2010

Algorithm 2 Dobimo graf H z manj povezavami

```
1: Naj bo x_m mediana za x-koordinate točk v V.
 2: Naj bo l_v: x=x_m navpična premica, ki razdeli V na levo polovico V_l in
   desno V_d.
 3: for v \in V do
       Dobimo projekcijo v' = (x_m, v_y)
4:
       if cena poti \overline{vv'} \leq C then
5:
           Dodamo v' v X in (v, v') v \Gamma
6:
7:
       Naj bo s' prvi rob ovire s pozitivnim naklonom, ki seka \overline{vv'}.
8:
       if s' seka l_v then
9:
           Dodali bomo "obhodna" vozlišča in povezave v H.
10:
           Označimo presečišče \overline{vv'} in s' z v_1 in presečišče s' in l_v z v_2.
11:
           Dodamo ti dve točki v X ter povezavi (v, v_1) in (v_1, v_2) v \Gamma.
12:
       end if
13:
       Ponovimo postopek za prvi s' z negativnim naklonom.
14:
       Recimo točkam na premici l_v Steinerjeve točke.
15:
       for w, w' sosednji Steinerjevi točki do
16:
           Če je cena \overline{ww'} \leq C, dodamo (w, w') v \Gamma.
17:
18:
       end for
19: end for
20: Rekurzivno ponovimo na množicah V_l in V_d.
21: Ponovimo vse zgoraj, le tokrat z mediano y_m za y-koordinate in premico
   l_h: y_m = y.
22: Dodamo v\Gammaše robove ovir.
```