

Planificatorare de mișcare pentru multiple interogări bazate pe hărți compacte pentru medii dinamice și dificile

-Rezumat-

De la mijlocul anilor 1990 încoace, planificarea mișcării a fost făcută în principal cu ajutorul metodelor bazate pe eșantionare. Acestea colectează un număr de eșantioane din spațiul de configurații al unui sistem și încearcă să le conecteze prin traiectorii simple într-un graf numit "roadmap". Ce se întâmplă cu acest roadmap după ce o problemă de planificare este rezolvată definește două categorii de planificatorare: "single query" (roadmap-ul este șters) și "multi-query" (roadmap-ul este păstrat pentru probleme viitoare).

Deoarece construcția unui roadmap este un proces costisitor din punct de vedere computațional, s-ar părea că planificatoarele multi-query au un avantaj de eficiență. Cu toate acestea, majoritatea lucrărilor publicate în ultimii ani în domeniul planificării mișcării se referă la planificatoarele single-query și aplicațiile acestora. Biblioteci și pachete de software pentru robotică, cum ar fi MoveIt! sau OpenRAVE, implementează nativ planificatoarele single-query; pentru planificatoarele multi-query sau nu există suport sau acesta este limitat.

Principalul motiv pentru această preferință pentru single-query este că aceste planificatoarele fac mai puține presupuneri asupra structurii unei probleme de planificare și deci sunt mai ușor aplicabile unor clase largi de probleme interesante pentru cercetarea curentă. Spre deosebire de ele, planificatoarele multi-query funcționează cel mai bine atunci când mediul de lucru nu se schimbă; eventuale schimbări pot invalida secțiuni din roadmapul construit. De asemenea, în general planificatoarele multi-query lucrează cu grafuri neorientate și deci nu pot reprezenta sisteme cu manevre nereversibile sau sisteme în care inerția este un factor ce determină efortul necesar pentru traiectorii.

În ciuda celor afirmate mai sus, s-ar părea că efortul depus la construcția unui roadmap nu ar trebui risipit prin pierderea aceluși roadmap. Această teză investighează moduri prin care planificatoarele multi-query să devină competitive cu cele single-query. Teza investighează și probleme pentru care stocarea unui set util de configurații, deci o abordare multi-query, este singura opțiune practică deoarece configurațiile utile sunt prea valoroase și greu de găsit.

Vom insista în teză pe roadmapuri compacte construite cu ajutorul unor variante ale euristicii de vizibilitate. Căutările într-un roadmap de dimensiune redusă sunt mai rapide, și de asemenea eventuali pași de procesare (cauzați, de exemplu, de schimbări în mediul de lucru) sunt mai eficienți. Trebuie păstrat un echilibru între dimensiunea unui roadmap și capacitatea lui de a reprezenta conectivitatea spațiului de configurații, iar euristica de vizibilitate oferă acest echilibru. Euristică poate fi modificată spre a accepta și redundanțe în roadmap dacă acestea permit traiectorii mai scurte și garanții de aproximativă optimalitate.

Capitolul 1 oferă un scurt rezumat al istoricului domeniului planificării mișcării și al stării de fapt. Sunt prezentate și argumentele pentru care planificatoarele single-query sunt preferate în ultimii ani, cât și se enunță teza că cele multi-query pot deveni mai competitive.

Capitolul 2 prezintă suportul teoretic și conține scurte introduceri în teoria grafurilor, planificatoarelor cu eșantionare, roadmap-urilor compacte, logicii temporale și teoria controlului. Se prezintă definițiile câtorva noțiuni importante și se citează câteva lucrări de referință în domeniile enumerate.

În capitolul 3, extindem demonstrația proprietății "probabilistic completeness" a euristicii de vizibilitate. Clarificăm presupunerile implicite din demonstrația existentă în literatură și îi lărgim domeniul de aplicabilitate la orice sistem reversibil care respectă acele presupuneri.

Tot în capitolul 3, extindem această demonstrație și la sisteme cu manevre nereversibile și ajustăm euristica de vizibilitate pentru a face posibil lucrul cu grafuri orientate, ceea ce permite modelarea sistemelor cu manevre nereversibile și inerție.

Implementăm planificatoarele noastre bazate pe vizibilitate și le testăm prin comparație cu PRM (în cazul sistemelor reversibile) și PRM adaptat pentru grafuri orientate (pentru sisteme cu manevre nereversibile). Problemele de test sunt labirinturi prin care un punct (sistem reversibil) sau un vehicul modelat cinematic (sistem cu manevre nereversibile) trebuie să ajungă de la o configurație start la una destinație. Colectăm statistici pentru numărul de eșantioane folosite pe parcursul mai multor rulări; în cazul planificatoarelor bazate pe vizibilitate, colectăm și statistici pentru eșantioane rejectate. Constatăm că planificatoarele noastre pot rezolva problemele de planificare cu mai puține eșantioane decât PRM.

Discutăm și metode de a optimiza traiectoriile produse de un planificator bazat pe vizibilitate. Enumerăm câteva abordări existente în literatură și schițăm o metodă de optimizare locală bazată pe ecuația Euler-Lagrange discretă.

În capitolul 4 investigăm aplicarea planificatoarelor multi-query la probleme în medii dinamice: configurațiile obstacolelor se schimbă în timp. Sistemul de test este un braț manipulator cu 7 grade de libertate de pe un robot PR2 construit de Willow Garage. Prezentăm o soluție existentă în literatură numită "lazy PRM" și o comparăm cu un planificator single-query standard pentru brațe robotice numit RRTConnect. Constatăm că lazy PRM este mai încet decât RRTConnect (uneori cu un factor de doi sau peste), ceea ce explică de ce nu este folosit la planificarea pentru brațe în medii dinamice.

Investigăm ce cauzează această relativă ineficiență și constatăm că este cauzată de faptul că lazy PRM caută traiectoria optimă dintre acelea existente în roadmap. Dacă însă traiectoria optimă este invalidă din cauza unui obstacol nou apărut, atunci a doua traiectorie propusă de lazy PRM va fi a doua cea mai bună traiectorie din roadmap, care va fi deseori în apropiere de prima și probabil tot invalidă deoarece trece prin același obstacol.

Ca atare, modificăm lazy PRM pentru a depărta căutarea de regiuni invalide. Propunem o funcție "cost bump" care ajustează costurile vertecșilor din roadmap aflați în apropierea unui obstacol. Testăm varianta modificată de lazy PRM prin comparație cu RRTConnect și constatăm că metoda noastră este mai rapidă cu un factor de doi.

Observăm că aceste costuri ajustate pentru vertecși permit planificatorului să aproximeze forma spațiului liber din spațiul de configurații. Notă: mediul de lucru al robotului este tridimensional, este perceput cu un senzor Kinect și reprezentat cu o structură Octomap. Spațiul de configurații al unui braț însă are șapte dimensiuni și o formă complexă a regiunii din afara obstacolelor. Obstacole "simple" pot avea efecte foarte dificil de calculat asupra formei spațiului liber de configurații, de aceea nici un planificator nu calculează exact această formă. Noi o aproximăm în schimb, folosind costul unui vertex ca o măsură a probabilității ca acesta să se afle într-un obstacol sau în apropierea unui obstacol.

Verificăm planificatorul nostru într-un mediu în schimbare. Observăm că dacă permitem păstrarea costurilor vertecșilor, planificatorul poate rezolva probleme mai repede o dată ce învață regiunile ocupate din spațiul de configurații prin intermediul acelor costuri. Este mai rapid decât RRTConnect.

În capitolul 5 studiem o problemă de manipulare: conectarea/deconectarea a două corpuri rigide. Exemple de asemenea probleme sunt agățarea unor unelte pe un stativ, punerea/scoaterea unor chei pe un breloc, anumite "puzzleururi" etc. Chiar dacă puzzleururile sunt în mod deliberat făcute să fie dificile și pentru oameni și deci exemple nu tocmai naturale, ele ilustrează anumite caracteristici interesante ale problemelor de manipulare: necesitatea utilizării unor trăsături fine pentru rezolvarea problemei de manipulare, cât și nevoia de a schimba modul de apucare asupra obiectelor manipulate în cursul rezolvării. Cu excepția puzzleururilor, acestea sunt probleme pe care oamenii le întâlnesc zi de zi și le rezolvă în mod reflex. Dacă un robot operează într-un mediu uman, va trebui să rezolve cu ușurință asemenea probleme.

Pasajele înguste și trăsăturile fine sunt însă dificil de descoperit și folosit de planificatoarele bazate pe eșantionare. Am încercat să folosim RRTConnect pentru a rezolva o problemă test pe care am folosit-o la verificarea prin simulare (un inel cu un mic arc lipsă ce trebuie mișcat în jurul unei plăci cu două găuri). Am încercat o variantă simplificată a problemei în care permitem inelului să se miște singur, fără a avea nevoie de manevre ale robotului. Cu toate acestea am constatat că nici după cinci minute de calcul RRTConnect nu a găsit o soluție.

Problema de manipulare devine mai dificilă din cauza numărului de grade de libertate: un corp rigid are doar 6, pe când cele două brațe ale unui PR2 au împreună 14, plus încă 2 pentru cele două grippere. Acesta este însă spațiul în care trebuie căutată o soluție care descrie și ce manevre trebuie să facă robotul.

Există în literatură unele euristici pentru identificarea pasajelor înguste, dar pentru acest capitol am decis să oferim robotului un ajutor oferit de un operator uman. Acesta oferă robotului câteva configurații utile ale inelului în jurul plăcii și enunță probleme de planificare pentru un planificator bazat pe vizibilitate care construiește un roadmap pentru spațiul de configurații al inelului în jurul plăcii.

Am decis să folosim o abordare multi-nivel pentru planificarea manipulării: mai întâi planificare pentru inel, considerat capabil de mișcare autonomă, iar apoi folosirea acestui plan pentru a ghida selectarea modurilor de apucare a inelului de către robot și planificarea pentru mișcarea brațelor, în așa fel încât robotul să conducă inelul de-a lungul traiectoriei planificate. Planificăm mișcări pentru brațe numai o dată ce avem o secvență completă de moduri de apucare. În acest mod îmbunătățim eficiența metodei prin reducerea dimensionalității spațiilor în care planificăm, cât și reducem numărul de probleme de planificare pentru brațe care trebuie rezolvate.

Constatăm că o euristică "greedy" pentru selectarea modurilor de apucare produce soluții cu puține schimbări de apucare: folosește acel mod de apucare ce permite urmărirea traiectoriei planificate pentru inel pe cea mai mare distanță. Presupunem că există o colecție finită de moduri de apucare cunoscute de robot. Testarea tuturor este însă costisitoare din punct de vedere computațional, deci propunem o euristică de ierarhizare a modurilor de apucare numită "grasp suggestion strength": în roadmapul pentru inel stocăm și informații cu privire la ce moduri de apucare sunt fezabile și pe ce distanțe în jurul configurațiilor corespunzătoare vertecșilor din roadmap.

Verificăm metoda noastră pe problema inel și placă și constatăm că produce soluții în intervale rezonabile de timp (câteva zeci de secunde). Observăm că folosirea "grasp suggestion strength" înjumătățește timpul necesar pentru selecția modurilor de apucare.

Combinăm apoi metoda descrisă aici cu "cost bumps" din capitolul 4, spre a permite lucrul în medii dinamice cât și pentru a îmbunătăți robustețea metodei. O problemă ce poate să apară dacă planificarea se face mai întâi pentru inel și apoi pentru brațe este că traiectoria pentru inel să nu poată fi urmărită prin nici o secvență de manevre ale robotului. O traiectorie imposibil de urmat crează situații "dead end": de la configurația curentă, nici un mod de apucare nu este fezabil (de exemplu, deoarece în mediu a apărut un obstacol).

Verificăm această metodă pe problema inelului și plăcii într-un mediu dinamic. Observăm că robotul este capabil să rezolve problemele de planificare enunțate, iar costurile aplicate vertecșilor îi permit să învețe ce regiuni să evite, planificând mai rapid.

De asemenea în capitolul 5, investigăm o metodă de a construi și apoi refolosi un roadmap pentru o pereche de corpuri rigide pentru care spațiul liber este alcătuit din pasaje înguste și regiuni mici în care sunt disponibile mai multe grade de libertate ("junctions"). Definim o structură de date "DoF map" care este un graf în care vertecșii sunt regiuni din spațiul de configurații (pasaje și "junctions"). Propunem DoF map ca un criteriu de clasificare al obiectelor, util pentru planificarea mișcării: două perechi de corpuri rigide sunt 'la fel' dacă au DoF map-uri izomorfe.

Propunem acest criteriu deoarece geometria unei perechi de corpuri conține prea multă informație și nu se generalizează bine. Există multe forme de cești, de exemplu, dar oamenii le pot recunoaște pe toate drept cești. Topologia unui obiect oferă prea puțină informație: o ceașcă și un covrig sunt topologic echivalente, dar într-un covrig nu se poate pune cafea.

Abordarea noastră este să reprezentăm printr-un DoF map interacțiunile cinematice dintre obiecte, similar cu conceptul de "affordances" existent în literatură: contează mai puțin formele, sau chiar primitivele geometrice, ale unor obiecte. Contează în schimb ce pot face sau ce se poate face unor obiecte.

Descriem o metodă de a construi în mod automat un DoF map folosind senzori tactili. Apoi descriem o metodă de refolosire a unui DoF map folosind informația de la senzori tactili și estimări a priori ale stării curente pentru a obține estimări actualizate pentru starea curentă. Nu refolosim informații cu privire la forma ori configurațiile unei perechi de obiecte pentru alta; folosim doar informații despre numărul de grade de libertate disponibil la momentul curent.

Verificăm metoda noastră pe o problemă de planificare în două spații cu DoF map-uri izomorfe. Constatăm că prin construcția unui DoF map putem planifica, în timp ce RRTConnect nu poate rezolva problemele date nici după minute de calcul. Constatăm și că refolosirea unor DoF map-uri face mai rapidă planificarea decât reconstrucția lor.

În capitolul 6, extindem planificatoarele de vizibilitate pentru probleme enunțate într-un fragment de logică temporală ce permite construcția unor predicate tip "există o traiectorie". Ne limităm la acest fragment, deoarece presupunem că dacă o traiectorie există, atunci poate fi aleasă de planificator. Asta corespunde unei situații în care planificatorul este singurul agent care alege, sau toți agenții existenți colaborează. Nu am considerat situații adversariale ori predicate tip "oricare traiectorie", deoarece acestea nu pot fi reprezentate pe un roadmap compact construit prin vizibilitate; singura garanție pentru rezolvarea unui predicat tip "orice traiectorie" poate fi oferită de reprezentarea tuturor traiectoriilor.

Logica temporală permite problemelor de planificare să includă în mod natural secvențe sau condiționări pe secvențe de manevre și permite o integrare mai strânsă între un nivel simbolic de planificare al unor sarcini și nivelul geometric de planificare al mișcării care poate decide dacă o sub-secvență de sarcini este fezabilă sau nu.

Constatăm că euristica de vizibilitate trebuie modificată spre a putea rezolva probleme în logica temporală tip "există traiectorie" și propunem o modificare. Demonstrăm că este probabilistic completă presupunând un set rezonabil de condiții. Descriem o metodă de a extrage un plan dintr-un roadmap pentru logică temporală tip "există traiectorie".

Observăm că planificatorul nostru poate fi îmbunătățit printr-un pas de închidere al traiectoriei obținute ("gap reduction") ceea ce îi permite să genereze și traiectorii tip buclă închisă.

Verificăm metoda propusă prin comparație cu un alt planificator pentru logică temporală: RRG. Constatăm că metoda noastră poate rezolva probleme de planificare cu mai puține eșantioane și în timpi mult mai scurți decât RRG.

În fine, capitolul 7 oferă un sumar al contribuțiilor, o listă a lucrărilor publicate de autorul tezei și indică direcții viitoare de cercetare.