

Problema comis-voiajorului, utilizând un Algoritm Genetic și algoritmul lui Christofides.

Modoranu Cosmin, grupa A6, anul II
Dărăbăneanu Cosmin, grupa A6, anul II

Ianuarie, 2021

1 Abstract

Problema comisului-voiajor este o problemă NP-dificilă și importantă în domeniul distribuției și a logisticii. Acest document oferă informații legate de doi algoritmi utilizați în rezolvarea PCV-ului și mai oferă rezultate care evidențiază acuratețea mărită a algoritmului genetic față de cea a algoritmului lui Cristofides și diferența de viteză de rulare a algoritmului lui Christofides care a rulat mult mai repede față de algoritmul genetic.

2 Introducere

Problema comisului-voiajor(PCV) este o problemă bine cunoscută și importantă în optimizarea combinatorială.Scopul este de a găsi drumul cel mai scurt ce vizitează fiecare oraș dintr-o listă dată, cate o singură dată, drum care se întoarce la orașul din care a plecat. Se evidențiază diferențele de performanță utilizând algoritm genetic și o euristică numită Algoritmul lui Christofides.

Rezolvarea PCV este o parte importantă fiind utilizată în multe aplicații precum rutarea vehiculelor, cablarea computerelor, în organizare, des întâlnită în rețele de comunicații .

2.1 Descrierea problemei

Distanța totală a unei soluții poate fi exprimată în felul următor:

$$T_d = \sum_{i=1}^{n-1} d(V_i, V_{i+1}) + d(V_n, V_1),$$

unde $Path(\pi) = \{V_1, V_2, \dots, V_n\}$ este o permutare a orașelor $\{1, 2, \dots, n\}$ și $d(V_i, V_{i+1})$ reprezintă distanța de la orașul V_i la orașul V_j .

Se cere determinarea unui drum de lungime minimă în care fiecare oraș este vizitat o singură dată.

3 Metode

3.1 Algoritm genetic

Un Algoritm genetic : este o metodă ce are ca sursă de inspirație evoluția biologică și utilizează un vocabular împrumutat din genetică.

Sunt algoritmi ce îmbunătățesc soluția pas cu pas de-a lungul mai multor generații.

Pentru rezolvarea problemei vom defini următoarele elemente:

- o reprezentare a soluțiilor candidat;
- o procedură de inițializare a populației inițiale de soluții candidat;
- o funcție de evaluare(funcția fitness);
- o schemă de selecție;
- crossover ;
- operatorii genetici ;

Astfel:

Reprezentarea soluțiilor este făcută printr-un vector de numere întregi ce reprezintă ordinea parcurgerii orașelor. Este o permutare a elementelor între 0 și $n - 1$ pentru n orașe. Se extrag coordonatele din unele instanțe din librăria TSPLIB [11] și se calculează matricea de cost adiacentă care e folosită de-a lungul algoritmului.

Funcția fitness : Fitness-ul unei soluții se calculează ca fiind

$$f(x) = \text{distanța_tur}(x) + 0.0001$$

Se urmărește minimizarea acesteia pe parcursul algoritmului genetic.

TournamentSelection Alegem k soluții din populația actuală și îl alegem ca rezultat cel mai bun dintre acestea.

RankSelection: Se sortează soluțiile după fitness și se atribuie fiecăreia o probabilitate de a fi aleasă proporțională cu indecsul pe care se află.

RouletteWheelSelection: Calculăm valoarea fitness pentru toate soluțiile și le atribuim fiecărei din ele o probabilitate care reflectă cât de bună este în comparație cu altele, pentru o soluție mai bună se va obține o probabilitate mai mare ca aceasta să fie aleasă.

Crossover : Aplicând Crossover peste două soluții din populație obținem o nouă soluție pe care o vom numi fiu. Se alege o tăietură aleatorie. Prima parte până la tăietură se menține în fiu și apoi se completează cu orașele din a doua soluție în ordinea în care acestea apar. Fiul își completează lista orașelor din a doua soluție doar dacă aceste soluții nu se găsesc printre datele pe care fiul le are deja.

Mutatie: Se efectueaza prin **rotire** și **interschimbare**.

Interschimbarea: Se aleg doua pozitii din soluția pe care aplicăm operatorul și se interschimbă valorile de la pozițiile respective.

Rotirea: Similar cu `std::reverse`. Alegem două poziții în cadrul soluție pe care aplicăm operatorul și rotim elementele dintre cei doi indecși adică primul element o să fie interschimbă cu ultimul, al doilea element o să fie interschimbă cu penultimul ș.a.m.d.

3.2 Algoritmul lui Christofides

Algoritmul lui Christofides: Algoritm care ne ajuta să găsim soluții pentru PCV în instanțe care verifică inegalitatea triunghiulară. Este potrivit pentru că lucrăm cu coordonate 2D și se respectă constrangerea aceasta. Este o schemă de aproximare în timp polinomial care garantează ca soluțiile sunt măcar sub $\frac{3}{2}$ din optim. Pentru a găsi o soluție pentru PCV și prin acest algoritm se parcurg următorii pași:

1. Se găsește un arbore parțial de cost minim **T**.
2. Se formează mulțimea **O** ce conține nodurile impare din **T**.
3. Se găsește un cuplaj perfect **M** în subgraful indus de nodurile din **O**
4. Se combină muchiile lui **M** și **T** pentru a forma un multigraf **H** unde fiecare nod are grad par.
5. Se formează un circuit Eulerian din **H**.
6. Se transformă în circuit Hamiltonian prin reducerea nodurilor care se repetă (se iau scurtături).

4 Descriere experimente

Se rulează Algoritmul Genetic și Algoritmul lui Christofides pe 6 instanțe cunoscute ale problemei. Algoritmul genetic a fost rulat de $n = 30$ ori și se înregistrează date precum cea mai bună soluție, media soluțiilor și cea mai slabă soluție.

Parametrii AG-ului sunt următorii:

POP.SIZE = 1000 ; $P_{CX} = 0.2$; $P_M = 0.05$; MAX_GENERATIONS = 3000

5 Rezultate experimentale

Algoritm	Număr orașe	Instanta	Worst result	Average result	Best result	Optim	Avg. time (s)
AGE	76	eil76	619.295	562.275	553.414	538	32s
AGE	198	d198	16821.7	16549.2	16463	15780	90s
AGE	318	lin318	53192.3	49233.7	48213.2	42029	211s
AGE	70	st70	695.4	687.53	686.2	675	24s
AGE	225	tsp225	4453.18	4376.65	4291.3	3919	149s
AGE	280	at280	3021.3	2943.63	2873.2	2568.88	166s
AC	76	eil76	670.45	670.45	670.45	538	1s
AC	198	d198	18183.4	18183.4	18183.4	15780	2s
AC	318	lin318	57608	57608	57608	42029	2s
AC	70	st70	842.3	842.3	842.3	675	1s
AC	225	tsp225	5145.24	5145.24	5145.24	3919	2s
AC	280	at280	3405	3405	3405	2587.88	2s

Figure 1: Un set de date obținute cu ajutorul unui Algoritm Genetic si a algoritmului lui Christofides.

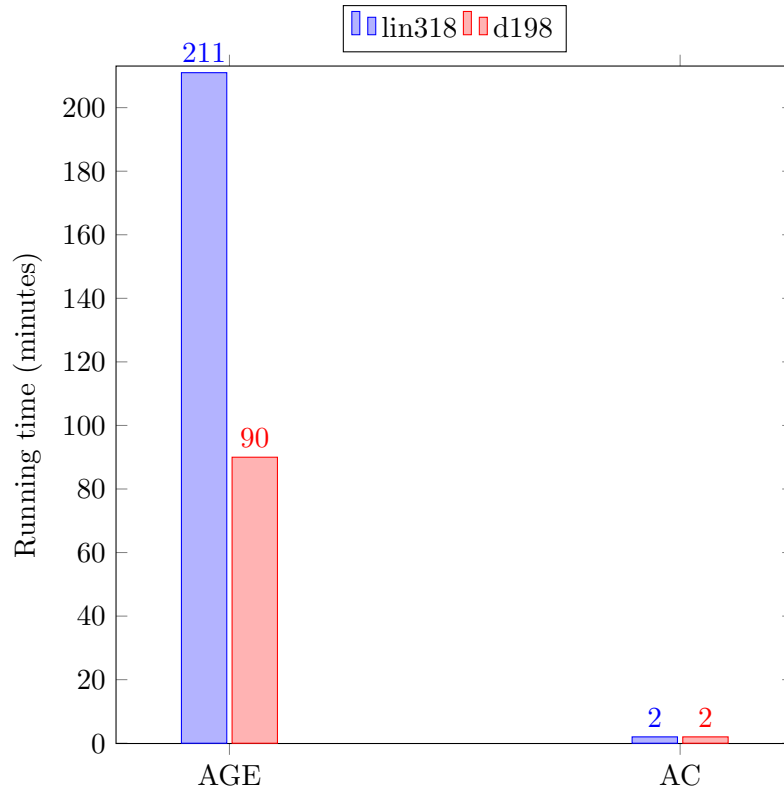


Figure 2: Grafic ce reprezintă timpul mediu al instanțelor d198 și lin318 utilizând AGE și AC.

6 Interpretarea rezultatelor

Din punct de vedere al timpului de execuție algoritmul genetic oferă rezultat mult mai lent față de algoritmul lui Christofides. Rezultatele obținute de algoritmul genetic sunt mult mai precise față de rezultatul obținut de algoritmul lui Christofides dar în schimb AC a rulat foarte repede(1-3s). De exemplu pentru instanța lin318 pentru AG rezultatul a fost 49233 vs 57600 pentru AC în condițiile în care algoritmul începe cu prima generație la valoarea 400000 și optimizează pe parcursul rulării un rezultat cu 345000 mai mic.

7 Concluzii

Algoritmul genetic a fost mai bun pentru calitatea raspunsurilor oferite și este mai potrivit când se cere optimizarea soluției cât mai mult, cât mai aproape de optim. Algoritmul lui Christofides funcționează mai bine pe număr mare de orase din cauza rapidității acestuia. Pentru număr mai mic de orase (≤ 300) este mai potrivit algoritmul genetic precum diferența de timp (în medie 200 secunde) nu este așa mare. Algoritmul lui Christofides folosește mai multă memorie pentru stocarea MST-ului și a grafulor obținute la fiecare pas dar din cauza timpului mic de rulare remarcăm că nu sunt ținute în memorie prea mult.

Proiectul se afla la : https://github.com/KenKQDEs/Genetic-Algorithm-TSP/commits/develop?fbclid=IwAR2fnuXLVNRkuoBwt9fd2ScdxSaQp-8zkuPhJ_2_ahX5WF2rH7AnzBNfpEs

8 Bibliografie

References

- [1] Pagina laboratorului: <https://profs.info.uaic.ro/~eugennc/teaching/ga/>
- [2] Documentație.Algoritmi Genetici: <http://students.info.uaic.ro/~vladut.ungureanu/Algoritmi-genetici-ID.pdf>
- [3] Raport stintific.Autor: Chih-Cheng Hung
Informații utile despre algoritmul genetic utilizat pentru TSP si-metric: https://www.hindawi.com/journals/mpe/2015/212794/?fbclid=IwAR2p3Mp8c2C1B562FWm204d5oieIcUGamZUPc_WjV3xte_Nd17Pb9NPSH0k
- [4] Raport stintific.Autor:Xiao Yan Yun
Raport stintific despre TSP. <https://www.scientific.net/AMR.694-697.2901>
- [5] Informatii PCV: https://ro.wikipedia.org/wiki/Problema_comis-voiajorului#Algoritmul_lui_Christofides_pentru_PCV
- [6] Documentatie.Problema comis-voiajorului: <https://www.geeksforgeeks.org/travelling-salesman-problem-set-2-approximate-using-mst/>

- [7] Documentatie.Algoritmul lui Christofides: <https://youtu.be/M5UggIrAOME>
- [8] Documentatie.Algoritmul lui Christofides: https://en.wikipedia.org/wiki/Christofides_algorithm
- [9] Documentatie.Problema comis-voiajorului: https://www.youtube.com/channel/UCzvWh64GQm_OfkJXyYo7whQ
- [10] Documentatie Latex: <https://www.latex-project.org/help/documentation/>
- [11] TSPLIB: <http://comopt.ifl.uni-heidelberg.de/software/TSPLIB95/>