

Arbori de acoperire minimă
grupa CR 1.2B, an I, al 2-lea semestru, Calculatoare Română

Niculescu Marius Andrei

May 21, 2020

Contents

1	Enunțul problemei	3
2	Algoritmi	3
3	Date experimentale	5
4	Proiectarea aplicației experimentale	6
4.1	Structura de nivel înalt a aplicației	6
4.2	Descrierea mulțimii datelor de intrare	6
4.3	Descrierea ieșirilor / rezultatelor	6
4.4	Modulele aplicației	6
4.5	Funcțiile aplicației	7
5	Rezultate și Concluzii	10

1 Enunțul problemei

Se consideră un graf neorientat conex G . Se numește arbore de acoperire a lui G un arbore liber T astfel încât:

- i) T include fiecare vârf a lui G ;
- ii) T este subgraf a lui G , adică orice muchie a lui T este și muchie a lui G .

Dacă graful G are costuri pozitive asociate muchiilor, se poate asocia un cost unui arbore de acoperire, egal cu suma costurilor muchiilor sale. Să se implementeze doi algoritmi diferiți care determină arborele de acoperire minimă al unui graf neorientat conex dat (sugestii: doi dintre algoritmi Boruvka, Prim și Kruskal).

2 Algoritmi

ARBORE_MINIM_DE_ACOPERIRE_PRIM(*numar_noduri*, *graf*)

1. **pentru** $i = 0, \text{numar_noduri} - 1$ **execută**
2. *valori_noduri*[i] = 10000
3. *noduri_vizitate*[i] = 0
4. *valori_noduri*[0] = 0
5. *nod_parinte*[0] = -1
6. **pentru** $i = 0, \text{numar_noduri} - 1$ **execută**
7. $u = \text{determinare_valoare_minima}(\text{numar_noduri}, \text{valori_noduri}, \text{noduri_vizitate})$
8. *noduri_vizitate*[u] = 1
9. **pentru** $v = 0, \text{numar_noduri} - 1$ **execută**
10. **dacă** $\text{graf}[u][v] \neq 0$ and $\text{noduri_vizitate}[v] == 0$ and $\text{graf}[u][v] < \text{valori_noduri}[v]$
11. *nod_parinte*[v] = u
12. *valori_noduri*[v] = $\text{graf}[u][v]$
13. *afisare_arbore_minim*(*numar_noduri*, *nod_parinte*, *graf*)

Complexitatea de timp și de memorie a acestui algoritm este $O(\text{numar_noduri}^2)$, deoarece se utilizează o matrice de adiacență pentru a reprezenta graful neorientat conex, cu costuri pozitive asociate muchiilor.

În acest algoritm am folosit 3 vectori:

- *nod_părinte*[*număr_noduri*] este utilizat pentru a stoca "părintele" fiecărui nod vizitat ce urmează a fi folosit în afișarea laturilor care formează arborele.
- *valori_noduri*[*număr_noduri*] este folosit pentru a asocia nodurilor adiacente nodului curent valorile muchiilor de care sunt legate atâta timp cât aceste noduri nu au fost încă vizitate. Dacă în urma repetării acestui pas se găsește o muchie cu o valoare mai mică decât cea asociată deja nodului corespunzător, această nouă valoare va fi asociată nodului dacă acesta nu a fost deja vizitat.

- `noduri_vizitate[număr_noduri]` ține cont de nodurile care au fost vizitate sau nu. Astfel, 0 va însemna nod nevizitat, iar 1 nod vizitat.

La începutul algoritmului inițializăm valorile din `noduri` cu numere cât mai mari, deoarece mai târziu va trebui să extragem minimul din acest vector. De asemenea, marcăm faptul că nici un nod nu a fost vizitat la început. Apoi, dând valoarea 0 primului nod asigurăm faptul că acesta va fi ales primul din vectorul `valori_noduri[număr_noduri]` cu ajutorul funcției `determinare_valoare_minimă`.

Funcția `determinare_valoare_minimă` găsește nodul cu cea mai mică valoare asociată și care nu a fost încă vizitat. Odată ce se găsește acest nod, acesta va fi marcat ca și vizitat. În următorul `for` (linia 9) se actualizează mereu valorile și părinții nodurilor adiacente nodului selectat prin intermediul variabilei `u` de mai sus. De asemenea, se iau în considerare doar acele noduri care sunt nevizitate.

- `graf[u][v]` va avea valoare nenulă numai în cazul în care există o muchie între `u` și `v` (nodurile sunt adiacente).
- `noduri_vizitate[v]` va avea valoarea 0 numai dacă nodul `v` este nevizitat.
- valoarea corespunzătoare nodului `v` va fi actualizată numai dacă valoarea muchiei este mai mică decât valoarea deja atribuită nodului.

La final, funcția `afișare_arbore_minim` va afișa muchiile arborelui minim de acoperire găsit și valorile acestora cu ajutorul vectorului `nod_părinte[număr_noduri]` în care se află nodul "părinte" al fiecărui nod vizitat pentru a putea determina muchiile din care este compus arborele.

`ARBORE_MINIM_DE_ACOPERIRE_KRUSKAL(numar_noduri,graf)`

```

1. pentru  $i = 0, \text{numar\_noduri} - 1$  execută
2.    $\text{nod\_parinte}[i] = -1$ 
3.   pentru  $j = 0, \text{numar\_noduri} - 1$  execută
4.     dacă  $\text{graf}[i][j] == 0$  execută
5.        $\text{graf}[i][j] = 10000$ 
6. cât timp  $\text{numar\_muchii\_arbore} < \text{numar\_noduri}$ 
7.    $\text{minim} = 10000$ 
8.   pentru  $i = 0, \text{numar\_noduri} - 1$  execută
9.     pentru  $j = 0, \text{numar\_noduri} - 1$  execută
10.      dacă  $\text{graf}[i][j] < \text{minim}$  execută
11.         $\text{minim} = \text{graf}[i][j]$ 
12.         $a = u = i$ 
13.         $b = v = j$ 
14.       $u = \text{gaseste\_parinte}(\text{numar\_noduri}, u, \text{nod\_parinte})$ 
15.       $v = \text{gaseste\_parinte}(\text{numar\_noduri}, v, \text{nod\_parinte})$ 
16.      dacă  $\text{reuniune\_noduri}(\text{numar\_noduri}, u, v, \text{nod\_parinte}) \neq 0$  execută
17.        afișează  $\text{numar\_muchii\_arbore}$ . muchia  $(a, b) = \text{minim}$ 
18.         $\text{numar\_muchii\_arbore}++$ 
19.         $\text{cost\_arbore\_minim} += \text{minim}$ 
20.       $\text{graf}[a][b] = \text{graf}[b][a] = 10000$ 
21. afișează  $\text{cost\_arbore\_minim}$ 
```

Complexitatea de timp și de memorie a acestui algoritm este $O(\text{numar_noduri}^2)$, deoarece se utilizează o matrice de adiacență pentru a reprezenta graful neorientat conex, cu costuri pozitive asociate muchiilor.

În acest algoritm am folosit vectorul `nod_părinte[număr_noduri]` pentru a ține cont de părintele fiecărui nod din arborele minim de acoperire format. La început, vectorul are pe toate pozițiile valoarea -1, deoarece toate nodurile sunt "libere" (nu au nici un părinte). Parcurgem apoi matricea de adiacență pentru a înlocui 0-urile (ceea ce înseamnă că nu există o legătură între nodurile respective) cu o valoare cât mai mare, cum ar fi 10000, pentru a elimina muchia din viitoarele căutări ale valorii minime din matrice.

Arborele minim de acoperire va avea mereu $\text{numar_noduri} - 1$ muchii. În variabila `numar_muchii_arbore` vom ține cont de numărul de muchii din arborele care este format. Căutăm apoi valoarea minimă din matrice (muchia cu cea mai mică valoare asociată) și o salvăm în variabila `minim`. Copiem numărul fiecărui nod care formează această muchie în câte două variabile diferite care vor fi utilizate mai târziu. Cu ajutorul variabilelor u și v vom verifica prin funcția `găsește_părinte` dacă aceste noduri au același părinte. În caz afirmativ, muchia va fi înlăturată, deoarece va forma un ciclu. În caz contrar, muchia va fi atașată la arbore, iar numărul de muchii din arbore va crește cu o unitate și la costul arborelui minim de acoperire se va adăuga valoarea acestei muchii. De asemenea, muchia va fi afișată cu ajutorul variabilelor a și b în care au fost salvate nodurile care delimitează această muchie și cu ajutorul variabilei `minim` în care se află valoarea asociată muchiei. Chiar dacă muchia a fost atașată sau nu la arbore, valoarea acesteia va fi actualizată la 10000 pentru a o înlătura din viitoarele căutări ale valorii minime din matricea de adiacență. Acești pași (liniile 7-20) se vor repeta atâta timp cât arborele minim de acoperire format are mai puțin de $\text{numar_noduri} - 1$ muchii. În final se va afișa "costul" arborelui.

3 Date experimentale

INIȚIALIZARE_MATRICE_ADIACENȚĂ(*numar_noduri*,*graf*)

1. **pentru** $i = 0, \text{numar_noduri} - 1$ **execută**
2. **pentru** $j = 0, \text{numar_noduri} - 1$ **execută**
3. $\text{graf}[i][j] = -1$
4. **pentru** $i = 0, \text{numar_noduri} - 1$ **execută**
5. **pentru** $j = 0, \text{numar_noduri} - 1$ **execută**
6. **dacă** $i == j$ **execută**
7. $\text{graf}[i][j] = 0$
8. **altfel dacă** $\text{graf}[i][j] == -1$ and $\text{graf}[j][i] == -1$ **execută**
9. $\text{graf}[i][j] = \text{rand}() \% 10000$
10. **altfel**
11. $\text{graf}[i][j] = \text{graf}[j][i]$
12. **afișează** $\text{graf}[i][j]$

Prima dată am inițializat elementele matricei cu valoarea -1. Deoarece nu există o muchie între un nod și el însuși am pus valoarea 0 atunci când $i = j$.

După aceea dacă atât pe poziția $graf[i][j]$ cât și $graf[j][i]$ se află valoarea -1, atunci se generează aleatoriu o valoare. Dacă pe una dintre cele două poziții se află o valoare, atunci pe cealaltă poziție unde se află -1 se va copia acea valoare, deoarece graful este neorientat și $graf[i][j] = graf[j][i]$ (nu contează sensul de parcurgere a muchiei, deoarece graful este neorientat).

În concluzie, în funcție de numărul de noduri din graf, acest algoritm generează automat datele de intrare necesare rezolvării problemei. Datele generate de acest algoritm sunt semnificative deoarece reprezintă costurile pozitive asociate muchiilor grafului stocate într-o matrice de adiacență.

4 Proiectarea aplicației experimentale

4.1 Structura de nivel înalt a aplicației

În C: `main.c` —> `graf.c` —> `graf.h`

În Python: `main.py` —> `header.py` și `generator.py`

4.2 Descrierea mulțimii datelor de intrare

Se citește dintr-un fișier numărul de noduri din graful neorientat conex, iar apoi pe baza algoritmului de mai sus se generează aleatoriu prețurile pozitive asociate muchiilor grafului, stocate într-o matrice.

4.3 Descrierea ieșirilor / rezultatelor

În cazul ambilor algoritmi, datele de ieșire constau în afișarea pe câte o linie a muchiilor (precizând nodurile care le delimitează), care alcătuiesc arborele minim de acoperire al grafului dat și a valorilor asociate acestor muchii. La final este afișat și ”costul” total, al arborelui format, prin însumarea valorilor asociate muchiilor găsite. De asemenea, este calculat și timpul de execuție al funcției principale (`arbore_minim_de_acoperire_prim` și `kruskal`). Ambii algoritmi au fost testați atât în C cât și în Python pe același set de date de intrare (50, 100, 150, 200, 250, 300, 400, 500, 600, 700 noduri în graf).

4.4 Modulele aplicației

Aplicația are următoarele module:

- 10 fișiere de tip text, din care se citește numărul de noduri ale grafului. Fiecare fișier contribuie la obținerea unui test unic.
- 10 fișiere de tip text, în care sunt scrise datele de ieșire menționate în subsecțiunea de mai sus.
- `main.c` în care sunt deschise fișierele de mai sus în modul ”citire” și ”scriere”. De asemenea, din acest modul se citește numărul de noduri din fișier și se calculează timpul de execuție. Tot aici este apelată funcția

de generare a matricei de adiacență a grafului, care conține costurile pozitive asociate muchiilor, generate în mod aleatoriu și funcția principală `arbore_minim_de_acoperire_prim` sau `kruskal` (depinde de algoritmul folosit).

- `graf.c` în care se află definițiile tuturor funcțiilor folosite în aplicație.
- `graf.h` în care se află declarațiile tuturor funcțiilor, variabila număr_noduri și variabilele `f` și `e` sunt utilizate în lucrul cu fișiere, toate acestea fiind folosite în aplicație.

4.5 Funcțiile aplicației

Funcțiile ce urmează a fi prezentate sunt utilizate atât în C cât și în Python. Prima dată voi prezenta funcțiile corespunzătoare algoritmului Prim.

- `inițializare_matrice_adiacentă` este utilizată pentru a construi matricea de adiacență a grafului. Funcția primește ca parametri numărul de noduri ale grafului și o matrice pătratică cu număr_noduri coloane și număr_noduri linii. Elementele din matrice sunt generate în mod aleatoriu și reprezintă costurile pozitive asociate muchiilor grafului. Pe diagonala principală a matricii se pun numai 0, deoarece în acest graf nu pot exista muchii între un nod și el însuși. Având în vedere faptul că graful este neorientat și conex, atunci $graf[i][j] = graf[j][i]$, adică nu contează sensul de parcurgere a unei muchii, iar valoarea rămâne aceeași. La final, matricea primită ca parametru va fi modificată astfel încât să constituie reprezentarea grafului sub forma unei matrici de adiacență, în care costurile asociate muchiilor sunt generate aleatoriu.
- `determinare_valoare_minimă` este folosită pentru a găsi nodul cu cea mai mică valoare asociată și care nu a fost încă vizitat. Nodurile "capătă valori" în felul următor: Pe măsură ce parcurgem graful asociem nodurilor adiacente nodului curent valoarea muchiei prin care sunt legate de nodul curent, până când nodurile devin vizitate în cele din urmă. În cazul în care, repetând pasul de mai sus, se găsește o muchie cu o valoare mai mică decât cea care este deja atașată în nodul corespunzător, iar nodul nu este încă vizitat, se va actualiza cu această valoare, iar dacă muchia are o valoare mai mare, atunci nu se va face nici o schimbare. Funcția primește ca parametri numărul de noduri, vectorul în care se ține cont de valorile asociate nodurilor și vectorul în care se ține cont dacă un nod a fost vizitat sau nu. Se parcurge vectorul în care se află valorile nodurilor și funcția returnează numărul nodului care are valoarea minimă și care nu a fost încă vizitat.
- `afișare_arbore_minim` este utilizată pentru a afișa muchiile arborelui minim de acoperire găsit și valorile acestora cu ajutorul vectorului `nod_părinte` în care se află nodul "părinte" al fiecărui nod vizitat pentru a putea determina muchiile din care este compus arborele. De asemenea, în această funcție este calculată și suma acestor valori pentru a determina "costul"

arborelui construit. Funcția primește ca parametri numărul de noduri, vectorul `nod_părinte` și matricea de adiacență a grafului.

- `arbore_minim_de_acoperire_prim` reprezintă funcția principală care primește ca parametri numărul de noduri și matricea de adiacență a grafului. Prima dată vectorul `noduri_vizitate` va avea valoarea 0 pe toate pozițiile deoarece nici un nod nu este vizitat. Vectorul `valori_noduri` va avea valoarea 0 pe poziția 0, ceea ce asigură faptul că primul nod va fi rădăcina arborelui ce urmează a fi construit. Apoi într-o iterație de număr_noduri de ori, cu ajutorul funcției `determinare_valoare_minimă` se găsește valoarea minimă dintre nodurile care nu au fost încă vizitate, iar în vectorul `noduri_vizitate` se va pune valoarea 1 pe poziția găsită de funcție. Apoi într-o altă iterație de număr_noduri de ori se actualizează valorile și părinții nodurilor adiacente nodului selectat prin intermediul funcției folosite anterior. De asemenea, se iau în considerare doar acele noduri care nu au fost deja vizitate. În final se apelează funcția `afișare_arbore_minim` pentru a oferi datele de ieșire discutate mai sus.

A doua oară voi prezenta funcțiile corespunzătoare algoritmului Kruskal.

- `inițializare_matrice_adiacentă` care face același lucru ca în algoritmul precedent, deoarece este funcția de generare aleatorie a datelor de intrare pentru ambii algoritmi.
- `găsește_părinte` al cărei scop este de a evita formarea ciclurilor. Funcția primește ca parametri numărul de noduri, nodul al cărui părinte trebuie găsit și vectorul `nod_părinte` în care se ține cont de părintele fiecărui nod din arborele minim de acoperire. De fiecare dată când se alege o muchie se verifică care este nodul părinte al fiecărui nod din care este formată muchia. În acest fel putem distinge trei cazuri:
 - i) Dacă cele două noduri nu au fost atașate la arborele minim de acoperire (valoarea lor din `nod_părinte` este -1), atunci muchia se atașează la arbore, iar primul nod devine părintele celui de-al doilea ($nod_parinte[v] = u$), unde u și v reprezintă nodurile care delimitează muchia.
 - ii) Dacă muchia selectată are un nod atașat la arborele minim de acoperire, iar celălalt nod nu este inclus în acesta (`nod_părinte` este -1), atunci acesta va fi adăugat la arbore, iar primul nod devine părintele celui de-al doilea ca în primul caz.
 - iii) Dacă muchia selectată are ambele noduri în arbore, atunci se verifică dacă nu cumva adăugarea acestei muchii va forma un ciclu. Pentru fiecare nod se traversează din "părinte în părinte" până se ajunge la ultimul nod părinte (rădăcina). Dacă pentru ambele noduri această rădăcină coincide, atunci muchia este înlăturată deoarece ar forma un ciclu. Această traversare se efectuează într-o structură repetitivă de tip `while` cu condiția $nod_parinte[nod] \neq -1$ (cât timp nodul are părinte) în care se execută comanda $nod = nod_parinte[nod]$ (se trece la părintele nodului).

Funcția returnează părintele nodului care este analizat. Dacă nodul face parte dintr-o legătură în care părintele său are la rândul lui un părinte și așa mai departe, atunci funcția returnează mai exact rădăcina acestei legături.

- `reuniune_noduri`, funcție prin care se reunesc 2 noduri pentru a face parte din același arbore minim de acoperire. Cu ajutorul funcției de mai sus (`găsește_părinte`) cele două noduri se reunesc prin urmare a constatării faptului că fiecare dintre ele au o rădăcină a arborelui diferită (dacă funcția de mai sus ar returna aceeași valoare pentru ambele noduri ar însemna faptul că se va forma un ciclu, iar reuniunea nu va avea loc). Funcția primește ca parametri numărul de noduri din graf, nodurile (u și v) care delimitează muchia care este analizată și vectorul `nod_părinte`. Dacă funcția adaugă cu succes muchia la arbore fără a forma un ciclu, atunci primul nod devine părintele celui de-al doilea nod (`nod_părinte[v] = u`), iar funcția va returna 1. În caz contrar, returnează 0.
- `kruskal` reprezintă funcția principală care primește ca parametri numărul de noduri și matricea de adiacență a grafului. Prima dată inițializăm vectorul `nod_părinte` cu -1 deoarece toate nodurile sunt "libere" (nu au nici un nod la început). Parcurgem matricea asociată grafului, iar acolo unde nu există legături (acolo unde este valoarea 0) dăm o valoare cât mai mare pentru a elimina elementul din căutarea valorii minime. În variabila `număr_muchii_arbore` se va ține cont de numărul de muchii din arborele care este construit pentru a ști când trebuie să ne oprim din căutare. Prin urmare, într-o iterație de tip `while` cu condiția `numar_muchii_arbore < numar_noduri` vom executa următorii pași. Parcurgem matricea de adiacență a grafului și găsim muchia cu valoarea minimă asociată pe care o salvăm în variabila `minim`. De asemenea, nodurile care formează această muchie vor fi salvate în câte două variabile ($a = u = i$ și $b = v = j$) pentru a putea fi folosite în mai multe funcții, fără a pierde conținutul original. Variabilele u și v se vor folosi în funcția `găsește_părinte` pentru a analiza dacă adăugarea acestei muchii va forma un ciclu sau nu. Dacă `reuniune_noduri(număr_noduri,u,v,nod_părinte)` returnează 1 atunci muchia va fi atașată la arborele minim de acoperire, iar numărul de muchii va crește cu o unitate. De asemenea, într-o variabilă `cost_arbore_minim`, inițializată cu valoarea 0, se va adăuga valoarea acestei muchii. Cu ajutorul variabilelor a și b se pot afișa nodurile care delimitează muchia, iar prin intermediul variabilei `minim` valoarea muchiei. Chiar dacă muchia a fost adăugată sau nu la arbore, valoarea acesteia va deveni 10000 (sau un număr cât mai mare) pentru a o elimina din viitoarele căutări ale valorii minime din matrice. După ce iterația termină de executat acești pași (se găsesc `numar_noduri - 1` muchii pentru arbore) se va afișa și costul arborelui minim format.

5 Rezultate și Concluzii

În tabelul următor este pusă în evidență performanța algoritmului Prim din perspectiva timpului de execuție pe seturi de date de dimensiuni din ce în ce mai mari. Analiza timpului de execuție al acestui algoritm a fost realizată atât în limbaj C cât și în Python.

Nr	Numărul de noduri	C	Python
1	50	0.000000000000	0.002000093460083008
2	100	0.000000000000	0.010000467300415039
3	150	0.000000000000	0.021001100540161133
4	200	0.000000000000	0.04500269889831543
5	250	0.000000000000	0.05800318717956543
6	300	0.000000000000	0.08300495147705078
7	400	0.000000000000	0.1480085849761963
8	500	0.000000000000	0.23101329803466797
9	600	0.000000000000	0.3280186653137207
10	700	0.000000000000	0.4460256099700928

În tabelul următor este pusă în evidență performanța algoritmului Kruskal din perspectiva timpului de execuție pe seturi de date de dimensiuni din ce în ce mai mari. Analiza timpului de execuție al acestui algoritm a fost realizată atât în limbaj C cât și în Python.

Nr	Numărul de noduri	C	Python
1	50	0.000000000000	0.14700865745544434
2	100	0.000000000000	0.9950568675994873
3	150	0.000000000000	4.017229795455933
4	200	0.000000000000	6.58237624168396
5	250	0.000000000000	14.098806619644165
6	300	0.000000000000	27.25555920600891
7	400	0.000000000000	101.21778964996338
8	500	0.000000000000	133.46263337135315
9	600	1.000000000000	312.83489298820496
10	700	3.000000000000	499.54057216644287

În concluzie, testând ambii algoritmi pe aceleași seturi de date de intrare putem observa faptul că primul algoritm, Prim, este mai eficient din punct de vedere al timpului de execuție. În timp ce timpul de execuție al algoritmului Prim crește foarte încet, în cazul algoritmului Kruskal, pe măsură ce seturile de date au dimensiuni din ce în ce mai mari, timpul de execuție crește în mod considerabil.

References

- [1] L^AT_EX project site, <http://latex-project.org/>
- [2] https://www.overleaf.com/learn/latex/Learn_LaTeX_in_30_minutes
- [3] https://en.wikipedia.org/wiki/Prim%27s_algorithm
- [4] https://en.wikipedia.org/wiki/Kruskal%27s_algorithm
- [5] Thomas H. Cormen and Charles E. Leiserson and Ronald L. Rivest and Clifford Stein, *Introduction to Algorithms*. MIT Press, 3rd Edition, 2009, pp. 624-636.