

Analiza Algoritmilor

Man Andrei Vlad
Seria CD

Facultatea de Automatică și Calculatoare
Universitatea Politehnica București

1 Introducere

1.1 Descrierea problemei rezolvate

Cel mai mic strămoș comun a două noduri u și v este nodul w , care este strămoș pentru ambele noduri și are cea mai mare adâncime T .

1.2 Aplicații practice

În practică, această problemă apare în ierarhiile moștenirilor specifice Programării Orientată Obiect sau în sistemele complexe din programarea distribuită sau în grafică computațională pentru a afla cubul cel mai mic care conține alte 2 cuburi.

1.3 Soluțiile alese

Soluțiile alese pentru această problemă sunt algoritmi Binary Lifting și Reducerea LCA la o problemă de tip RMQ.

Binary Lifting este o metodă prin care preprocesăm o matrice de dimensiuni $[1, n] \times [1, \log(n)]$, unde elementul de pe poziția (i, j) conține cel de-al 2^j strămoș al nodului i . Prima oară verificăm dacă un nod este strămoșul celuilalt. În caz că este, cel mai mic strămoș comun devine chiar nodul respectiv. Altfel, ne mutăm mai sus, aducând ambele noduri la același nivel, folosindu-ne de puterile lui 2. Apoi parcurgem arborele cu puterile maxime ale lui 2 până ajungem sub cel mai mic strămoș comun. Complexitatea este $O(N \log N + M \log N)$.

Reducerea LCA la o problemă de tip RMQ presupune traversarea euleriană a arborelui de la rădăcină, care este de fapt o traversare DFS cu caracteristici de traversare preordine. Nodul căutat este nodul de pe cel mai mic nivel dintre toate nodurile care apar între apariții consecutive ale oricăror 2 noduri u și v din turul Euler. Complexitatea este $O(N + M \log N)$.

1.4 Criteriile de evaluare pentru soluția propusă

Se citesc numerele întregi N și M , reprezentând numărul de noduri ale arborelui T , respectiv numărul de interogări. În continuare se citesc $N - 1$ numere naturale, cel de-al i -lea număr reprezentând tatăl nodului $i + 1$ (nodul 1 fiind rădăcină, nu are tată). Pe următoarele M linii se află câte o pereche de numere naturale, reprezentând interogarea curentă.

Se vor afișa M numere naturale, al i -lea număr reprezentând cel mai mic strămoș comun al nodurilor din interogarea i .

Testele se vor genera pe mai multe criterii în funcție de N și M :

1. N mult mai mare decât M
2. N proporțional cu M
3. N mult mai mic decât M

Pentru N și M valorile vor fi cuprinse între 100 și 1.000.000, asigurându-se o varietate cât mai mare de teste.

Se vor evalua algoritmi în funcție de timpul de execuție și de memoria consumată.

2 Prezentarea soluțiilor

2.1 Algoritmul de Binary Lifting

Pentru fiecare nod vom precălculea strămoșul lui, strămoșul de deasupra cu 2 noduri, cu 4 noduri (etc). Aceștia vor fi păstrați într-o matrice memo, unde $\text{memo}[i][j]$ este al 2 la j strămoș al nodului i, cu i de la 1 la N iar j de la 0 la $\text{ceil}(\log N)$. Astfel cu aceste informații putem ajunge de la nod la un strămoș în timp $O(\log N)$. Această matrice o putem calcula printr-o parcurgere DFS.

Algorithm 1: DFS traversal

Data:

memo: matrix of ancestors

lev: node level array

log: height of tree ($\text{ceil}(\log_2(n))$)

g: treeset

Function DFS(u, p):

memo[u][0] = p;

for $i = 1; i < \log; i++$ **do**

memo[u][i] = memo[memo[u][i - 1]][i - 1];

end **for** $v : g[u]$ **do** **if** $v \neq p$ **then**

lev[v] = lev[u] + 1;

DFS(v, u);

end **end**

Astfel, se calculează în jur de $\log N$ strămoși pentru fiecare nod, fiind N noduri în total. Numărul operațiilor per fiecare buclă este mic deci putem să nu ținem cont de acesta. Complexitatea temporală pentru precălcule este aproximativ $O(N \log N)$, iar spațiul ocupat este de asemenea $O(N \log N)$, ocupat de matricea memo.

Se primește un query de două noduri u și v . Verificăm dacă unul dintre noduri este strămoșul celuilalt. Dacă nu este, atunci găsim un nod care nu este strămoș comun pentru ambele noduri dar care este cel mai înalt nod. După ce găsim un astfel de nod, să zicem x , $\text{memo}[x][0]$ va fi rezultatul căutării. Acest proces va necesita la randul său un timp $O(\log N)$.

Algorithm 2: LCA Query

Data:

memo: matrix of ancestors

lev: node level array

log: height of tree ($\text{ceil}(\log_2(n))$)

g: treeset

Function $\text{LCA}(u, v)$:

```

    if lev[u] < lev[v] then
        swap(u, v);
    end
    for i = log; i > 0; i -- do
        if lev[u] - 2i >= lev[v] then
            u = memo[u][i];
        end
    end
    if u == v then
        return u
    end
    for i = log; i > 0; i -- do
        if memo[u][i] != memo[v][i] then
            u = memo[u][i];
            v = memo[v][i];
        end
    end
    return memo[u][0]

```

Cu un timp de $\log N$ per query, complexitatea finală pentru acest proces va fi $O(M \log N)$. Astfel o complexitate totală acestui algoritm va fi $O(N \log N + M \log N)$, ocupând un spațiu auxiliar de $O(N \log N)$.

2.2 Reducerea LCA la o problemă de tip RMQ

Pentru fiecare nod vom calcula și reține nivelul pe care se află într-un vector level. Se face parcurgerea euleriană și se creează un vector eulerian. Se generează încă 2 vectori l și h. Se va contrui un Segment Tree.

Algorithm 3: Euler traverse(DFS)

Data:

e: Euler array

g: Adjacency matrix

visited: Visited nodes matrix

Function DFS(*root*):

```

    e pushback root;
    visited[root] = True;
    for i = 0; i < g[root].size(); i ++ do
        destination = g[root][i];
        if !visited then
            DFS(destination);
            e pushback root;
        end
    end
end

```

Algorithm 4: SegmentTree

Data:

e: Euler array

g: Adjacency matrix

visited: Visited nodes matrix

l: Level matrix

Function SegmentTree(*start*,*end*,*i*):

```

    if start > end then
        return;
    end
    if start == end then
        st[i] = start ;
        return;
    end
    left = 2 * i + 1 ;
    right = 2 * i + 2 ;
    mid = (start + end) rshift 1 ;
    SegmentTree(start, mid, left) ;
    SegmentTree(mid+1, end, right) ;
    if l[st[left]] < l[st[right]] then
        st[i] = st[left] ;
    else
        st[i] = st[right];
    end
end

```

Precalcularea algoritmului va fi $O(N)$ atat temporal cat și spațial. Mai departe se va rezolva prin tehnica RMQ fiecare query de noduri.

Algorithm 5: RMQ

Data:

level: Level matrix

st: Segment tree matrix

Function RMQ(*start, end, minNode, maxNode, i*):

```

    if start > end then
        return -1;
    end
    if end < minNode OR maxNode < start then
        return -1;
    end
    if minNode <= start AND end <= maxNode then
        return st[i];
    end
    left = 2 * i + 1 ;
    right = 2 * i + 2 ;
    mid = (start + end) rshift 1 ;
    st = SegmentTree(start, mid, minNode, maxNode, left) ;
    en = SegmentTree(mid+1, end, minNode, maxNode, right) ;
    if st! = -1 AND en! = -1 then
        if level[st] < level[en] then
            return st;
        end
        return en;
    else if st! = -1 then
        return st;
    else if en! = -1 then
        return en;
    return 0;

```

Fiecare query are o complexitate $O(\log N)$. În final rezultă o complexitate temporală totală $O(N + M \log N)$, N va fi numărul de noduri iar M numărul de query-uri, iar spațial va folosi $O(N)$.

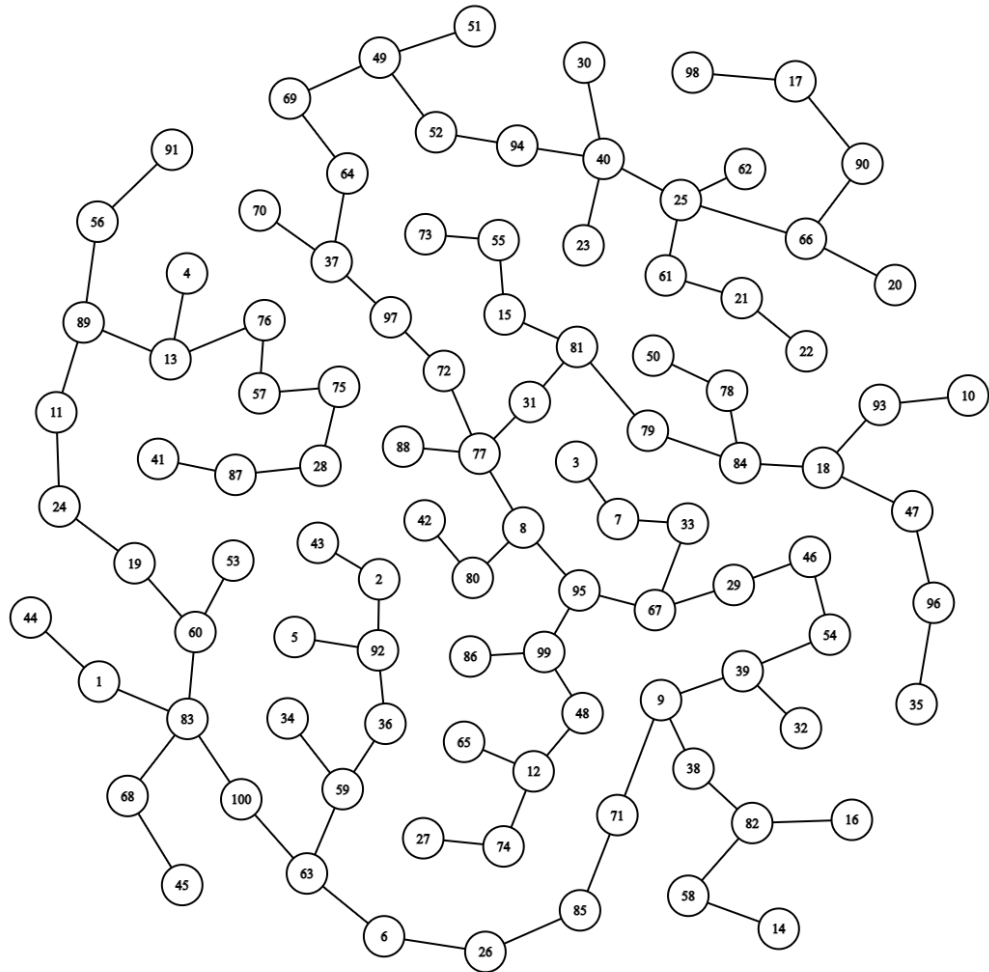
2.3 Avantaje si dezavantaje ale algoritmilor

Din punct de vedere al timpului de execuție, algoritmii au rezultate similare. Astfel, departajarea se face prin spațiul ocupat, Binary Lifting utilizand $O(N \log N)$ din punct de vedere al resurselor iar RMQ doar $O(N)$. În testele propuse, totuși, primul algoritm are rezultate mai bune cu aproximativ 10-15% (vom observa în următoarea parte).

3 Evaluare

3.1 Modalitatea construirii setului de teste

Cele 20 de teste de intrare au fost generate folosind un algoritm ce asigură o generare aciclică, cu arbori cu până la 1.000.000 de noduri, însă aceștia nu vor fi balansați. Apoi query-urile au fost generate random. Așa arată reprezentarea grafului de la testul 1, având 100 de noduri (cu varful în 1, stanga-jos).



Testele au valori pentru N între 100 și 100.000, fiecare având la randul său valori pt M între 100 și 1.000.000. Algoritmul folosit pentru generare este unul care utilizează Secvența Prüfer.

3.2 Specificațiile sistemului de calcul

Hardware

- CPU: Intel(R) Core(TM) i7-8750H CPU @ 2.20GHz 2.21 GHz
- RAM: 16.0 GB @ 2400 MHz
- Storage: 952GB SSD

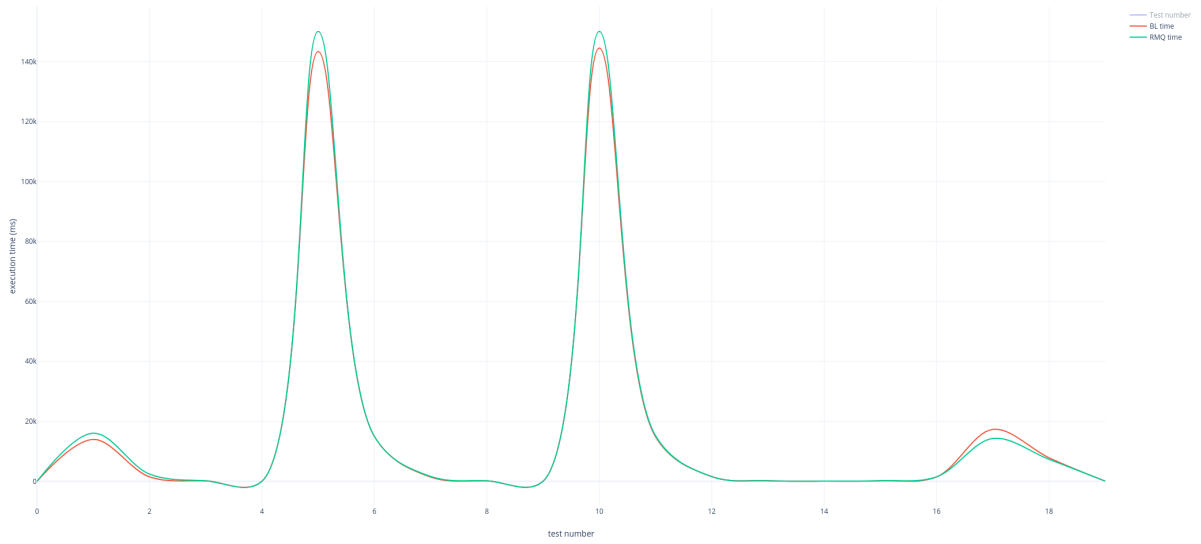
3.3 Teste propuse și rezultate

Următorul tabel conține atât datele de intrare ale testelor cât și timpii de execuție. Observăm că, deși în teorie, al doilea algoritm este mai puternic cu puțin, testele spun că acesta este mai lent decât primul cu 13.7%.

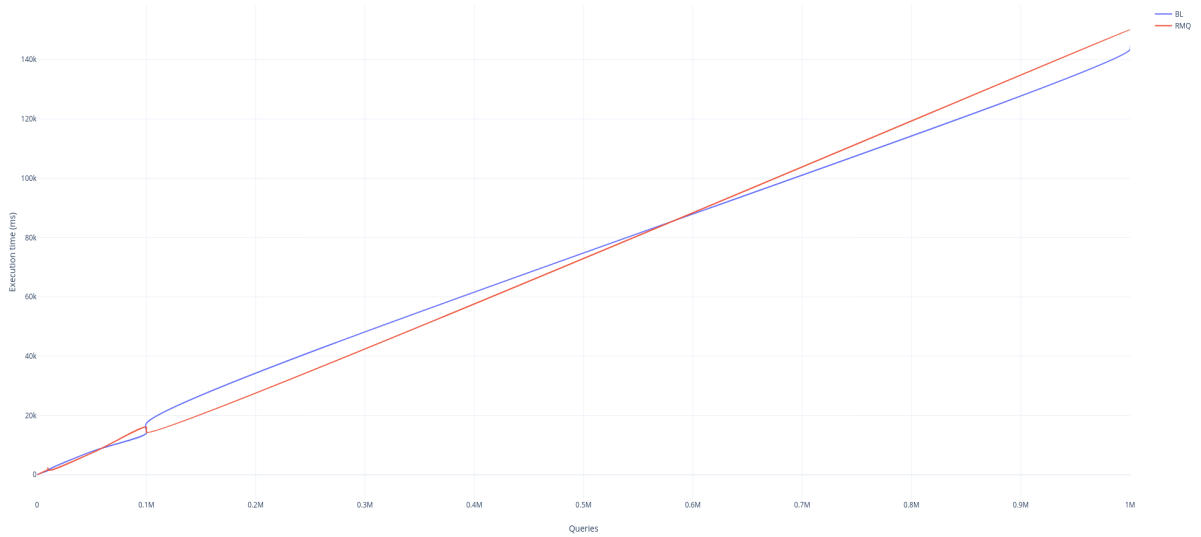
Nr test	N (nodes)	M (queries)	Alg BL (ms)	Alg RMQ (ms)	Performance
1	100	100	21	24	14.3%
2	1000	100000	13940	16073	15.3%
3	1000	10000	1472	2402	63.2%
4	1000	1000	139	155	11.5%
5	1000	100	13	18	38.5%
6	10000	1000000	143371	150100	4.7%
7	10000	100000	14941	14943	0.0%
8	10000	10000	1409	1610	14.3%
9	10000	1000	149	180	20.8%
10	10000	100	21	23	9.5%
11	100000	1000000	144517	150084	3.9%
12	100000	100000	14854	15200	2.3%
13	100000	10000	1570	1541	-1.8%
14	100000	1000	189	165	-12.7%
15	100000	100	49	52	6.1%
16	100	1000	161	198	23.0%
17	100	10000	1454	1478	1.7%
18	100	100000	17320	14298	-17.4%
19	50000	50000	7834	7335	-6.4%
20	50000	50	24	44	83.3%

In medie: 13.7%

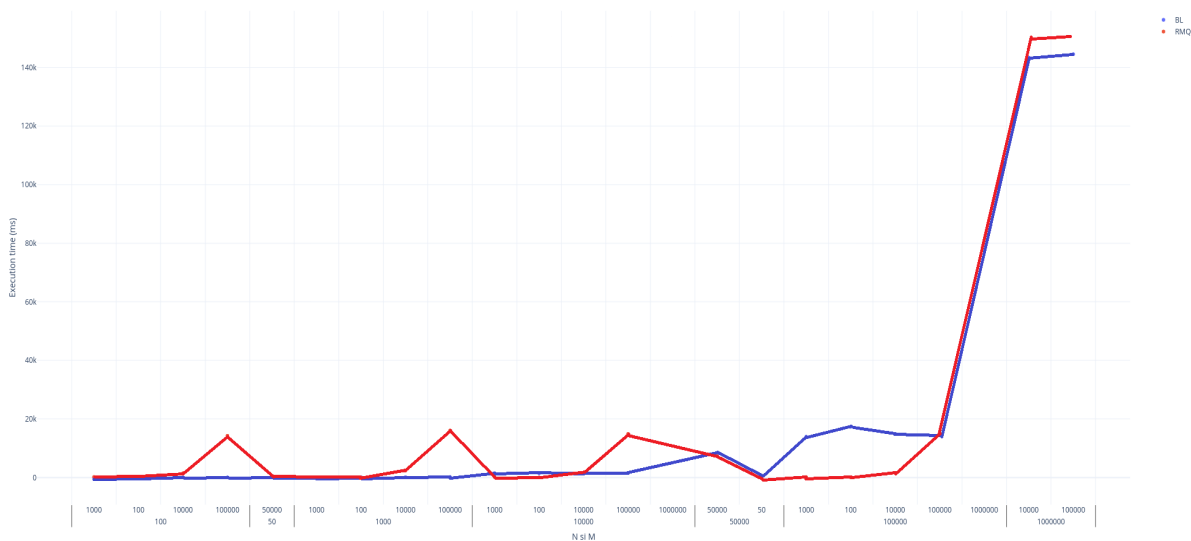
Graficul de mai jos ilustrează evoluția timpului de executare în funcție de numărul testului. În cele 2 vârfuri ale graficului sunt valorile maxime ale lui M , respectiv 1.000.000.



Următorul grafic ne arată o comparație între timpii de execuție în funcție de M , numărul query-urilor.



Ultimul grafic ne arată atât în funcție de N cât și de M timpul de execuție, fiind reprezentativ pentru complexitate.



4 Concluzie

Așadar, algoritmiile aleși, deși au metode diferite de rezolvare, au o complexitate similară. Din punct de vedere al timpului de execuție, aș alege să folosesc primul algoritmul, care teoretic e mai lent dar în practic e mai rapid cu 13% în cele mai multe cazuri. Din punct de vedere al spațiului folosit, al doilea algoritm folosește mult mai puține resurse deci este clar alegerea potrivită. Ultimul algoritm poate fi considerat superior primului datorită micilor diferențe în timpul execuției din punct de vedere al timpului.

5 Bibliografie

<https://www.geeksforgeeks.org/lca-in-a-tree-using-binary-lifting-technique/>
<https://www.geeksforgeeks.org/lowest-common-ancestor-in-a-binary-tree-set-3-using-rmq/>
<https://www.geeksforgeeks.org/random-tree-generator-using-prufer-sequence-with-examples/>