

# Lowest Common Ancestor

- Analiza Algoritmilor -

*Philip DUMITRU*

324CD

Facultatea de Automatică și Calculatoare  
Universitatea Politehnică din București  
ph.dumitru@gmail.com

December 14, 2017

## Abstract

Lucrarea conține abordarea problemei găsirii celui mai mic strămoș comun al unor noduri dintr-un arbore.

## 1 Introducere

### 1.1 Importanța găsirii Lowest Common Ancestor<sup>1</sup>

Cea mai întâlnită structură din lume este structura arborescentă. Ea este prezentă în toate domeniile, de la fractali, botanica, medicina, până la rețelistica, administrație, economie...

De multe ori în rețelistică, pentru a trimite pachete între 2 device-uri, trebuie să știm care este drumul direct între acestea. Este evident, datorită proprietăților arborilor, că acest drum va trece printr-un device intermediar ce reprezintă strămoșul comun a nodurilor reprezentate de device-uri.

În genetică, pentru a găsi individul ce a răspândit o anumită mutație, trebuie să aflăm care este strămoșul comun al tuturor indivizilor ce prezintă mutația.

Un alt exemplu este în controlul versiunilor. Pentru a determina automat modul în care 2 fișiere trebuiesc unite(merged), se determină mai întâi fișierul din care derivă ambele. Algoritmul Three-way merge<sup>2</sup> folosește această abordare.

### 1.2 Enunțarea problemei

Așadar, problema ce va fi expusă în acest articol este următoarea:

Se dă un arbore  $T$  cu  $N$  noduri și apoi se fac  $M$  interogări astfel: pentru fiecare interogare se dau 2 noduri  $u$  și  $v$ . Trebuie să returnați nodul  $w$  cu cea mai mare adâncime din  $T$  care este strămoș atât pentru  $u$ , cât și pentru  $v$ .

### 1.3 Despre algoritmii de calculare LCA

Precum se poate vedea, calcularea LCA este una dintre cele mai importante operații efectuate pe arbori. Există mulți algoritmi, de complexități diferite, ce efectuează acest calcul. Performanțele acestora însă depind de structurarea arborelui, precum și de numărul de astfel de operații ce se efectuează.

Algoritmii descriși vor fi următorii: Metoda Brute-force( $\mathcal{O}(M * N)$ ), Algoritmul offline al lui Tarjan ( $\mathcal{O}(N \log N + M)$ ), Algoritmul ce folosește Range Minimum Query<sup>3</sup> ( $\mathcal{O}(N \log N + M)$ ), precum și un algoritm de complexitate  $\mathcal{O}(N \log N + M \log N)$ .

---

<sup>1</sup>il vom nota cu LCA

<sup>2</sup>vezi wikipedia

<sup>3</sup>il vom nota cu RMQ

## 2 Descrierea și implementarea algoritmilor

### 2.1 Arborele

Pentru a pune problema calculării LCA a 2 noduri, trebuie mai întâi considerată o structură de tip arbore. Această structură presupune încapsularea fiecărei entități într-un nod. Fiecare dintre acestea va avea un părinte și o listă de fii, excepția fiind nodul rădăcină ce nu are niciun părinte. Deasemenea, între oricare 2 noduri ale arborelui se poate identifica un lanț de părinți sau fii.

Cel mai simplu nod ce se poate crea pentru a încapsula datele efective este o structură ce conține:

- o legătura către părinte
- o listă de legături către copii
- un index pentru identificarea nodului
- datele corespunzătoare nodului

În acest mod se poate abstractiza orice structură de informații, permițând aplicarea unui algoritm de determinare a LCA, întrucât primele 3 elemente ale nodurilor conțin toate informațiile necesare despre arbore.

Pentru exemplificarea Algoritmilor prezentați mai jos, împreună cu acest document, se oferă o implementare a unui arbore simplu ce poate încapsula orice tip de date. În exemplu se folosesc chiar indicii pe post de tip de date. Arborele este implementat în fișierul *src/tree.h*

### 2.2 BruteForce

Această metodă constă în abordarea directă a căutării strămoșului, fără a face niciun fel de pre-procesare. Într-un mod simplist, se efectuează două parcurgeri ale arborelui dinspre frunze spre rădăcină, începând cu nodurile  $u$  respectiv  $v$ . Primul nod comun în cele 2 parcurgeri va fi chiar nodul  $w$  reprezentând LCA pentru  $u$  și  $v$ . Din acest motiv, nu este necesar ca aceste 2 parcurgeri să fie complete, și se pot opri la găsirea nodului comun.

Așadar algoritmul bruteforce este următorul:

```
1 Function LCA(nod u, nod v)
   input :  $u, v$ : nodurile cărora se calculează LCA
   output: cel mai mic strămoș al celor 2 noduri
2   // aduce  $u$  și  $v$  la aceeași înălțime
3   while  $u.inaltime() > v.inaltime()$  do
4     |  $u = \text{parinte}(u)$ 
5   end
6   while  $v.inaltime() > u.inaltime()$  do
7     |  $v = \text{parinte}(v)$ 
8   end
9   // parcurge arborele în sus până la întâlnirea primului strămoș comun.
10  while  $u \neq v$  do
11    |  $v = \text{parinte}(v)$   $u = \text{parinte}(u)$ 
12  end
13  return  $v$ 
```

**Algorithm 1:** LCA bruteforce

Implementarea acestui algoritm se găsește în fișierul *src/AlgorithmLCA.h*

### 2.3 Algoritmul offline al lui Tarjan pentru LCA

Acest algoritm se folosește de structura de date mulțimi disjuncte, precum și de operațiile pe arbori Union și Find. Utilitatea folosirii mulțimilor este identificarea rapidă a apartenenței unui nod la

un subarbore. Dezavantajul acestui algoritm este necesitatea cunoașterii interogărilor înainte de efectuarea preprocesării, ceea ce înseamnă folosirea unei memorii adiționale proporțională cu  $M$ . Mai mult, interogările nu vor fi parcurse în ordinea dată, ci în funcție de ordinea parcurgerii nodurilor. În caz necesar, interogările pot fi reordonate în urma execuției algoritmului.

```

1 Function TarjanLCA(nod u)
    input :  $u, v$ : nodurile cărora se calculează LCA
    perechiUV: listă cu perechi de noduri  $u, v$ 
    output: cel mai mic strămoș al celor 2 noduri

2 // crează un nou set
3 MakeSet( $u$ )
4  $u.strămoș = u$ 
5 foreach  $c$  in  $u.copii$  do
6     TarjanLCA( $c$ ) // apelează recursiv LCA în arbore
7     Union( $u, c$ ) // unește setul tocmai creat cu cel al părintelui
8     Find( $u$ ).strămoș =  $u$  // modifică strămoșul
9 end
10  $u.marcă = true$ 
11 foreach ( $u, v$ ) in perechiUV do
12     if  $v.marcă == true$  then
13          $LCA(u, v) = Find(v)$ 
14     end
15 end

```

#### Algorithm 2: LCA Tarjan

Algoritmul realizează la fiecare pas câte o mulțime pentru fiecare fiu parcurs al său, ce conține toate nodurile ce au ca strămoș comun acel fiu. Se parcurge lista de interogări, iar dacă se găsesc ambele noduri  $u$  și  $v$  în submulțime, atunci LCA va fi considerat ca fiind chiar nodul curent. Deoarece arborele este parcurs în postordine, întotdeauna se garantează că toate nodurile parcurse sunt urmași ai acestui nod. Ca urmare, se poate aplica recursiv acest algoritm asupra acestei mulțimi, pentru rezolvarea interogărilor ce au ambele noduri în subarboarele fiului.

În momentul când o interogare a fost rezolvată, aceasta nu va mai fi recalculată ulterior. Asadar, dat fiind un nod  $t$ , cu având cel puțin 2 fii, *left* și *right*, precum și o interogare  $(u, v)$ , se pot întâlni următoarele cazuri:

1.  $u$  și  $v$  ambele aparțin subarborelui aceluiași fiu, deci interogarea  $(u, v)$  a fost rezolvată la pasul corespunzător fiului
2.  $u$  și  $v$  aparțin unor subarbori determinați de fii diferiți (*left* respectiv *right*), sau unul din noduri este chiar nodul curent. În acest caz se garantează că nodul curent este LCA pentru cele două noduri
3.  $u$  aparține unui subarbore determinat de unul dintre fii, însă  $v$  este situat într-un loc total diferit în arbore). Această interogare va fi sărită la pasul curent, fiind necesară rezolvarea sa ulterior

Tratând cazurile astfel, rezolvarea unei interogări va fi întotdeauna nodul curent, dacă interogarea nu a fost încă analizată și poate fi rezolvată.

Implementarea acestui algoritm se găsește în fișierul *src\TarjanOfflineLCA.h*

#### Mulțimi. Union-Find :

Operațiile pe mulțimi necesare algoritmului Tarjan sunt *MakeSet*, ce crează o nouă mulțime cu un singur element, *Union*, ce unește 2 mulțimi, și *Find* ce identifică mulțimea din care face parte un element.

## 2.4 Algoritmul RMQ pentru LCA

Soluția aceasta propune reducerea problemei găsirii strămoșului comun la problema găsirii minimului unei subsecvențe a unui șir. Transformarea datelor de intrare se realizează prin aplatizarea arborelui

folosind parcurgerea euleriană<sup>4</sup>. Șirul obținut va fi format din indici ai nodurilor, iar LCA a 2 noduri  $u$  și  $v$  va fi dat de indicele nodului de înălțime minimă între o apariție a indicelui nodului  $u$  și o apariție a indicelui nodului  $v$ .

Pentru rezolvarea problemei RMQ, vom folosi programarea dinamică, de dimensiune  $N \times \log N$ . Fiecare element  $(i, j)$  va conține minimul dintre  $2^j$  elemente începând cu indicele  $i$ . Se poate astfel calcula minimul dintre pozițiile  $x$  și  $y$  prin calculul minimului dintre  $\text{dinamic}(x, \log x - y)$  și  $\text{dinamic}(y - 2^{\lfloor \log(x-y) \rfloor}, \log(x-y))$ .

```

1 Function RMQ_Preprocesare()
    input : arbore: structura în care se caută LCA
    output: Tabel: dinamica aplicată șirului

2  Aplatizează(arbore)
3  // arbore este acum un șir
4  for  $j \leftarrow 0$  to  $\log(\text{arbore.size})$  do
5      for  $i \leftarrow 1$  to  $\text{arbore.size}$  do
6          Tabel( $i, j$ ) = ÎnălțimeMimină(Tabel( $i, j - 1$ ), Tabel( $i + 2^{j-1}, j - 1$ ))
7      end
8  end

```

**Algorithm 3:** LCA RMQ preprocesare

```

1 Function RMQ_LCA(nod u, nod v)
    input :  $u, v$ : nodurile cărora se calculează LCA
    output: cel mai mic strămoș al celor 2 noduri

2  // Găsește o poziție a nodurilor în șirul arborelui aplatizat
3   $i = \text{IndiceÎnȘir}(u)$   $j = \text{IndiceÎnȘir}(v)$ 
4  if  $i > j$  then  $i \longleftrightarrow j$ 
5  return ÎnălțimeMimină(Tabel( $i, \lfloor \log(j - i + 1) \rfloor$ ), Tabel( $j - 2^{\lfloor \log(j-i+1) \rfloor} + 1, \lfloor \log(j - i + 1) \rfloor$ ))

```

**Algorithm 4:** LCA RMQ

Implementarea acestui algoritm se găsește în fișierul *src\RMQ\_LCA.h*

Această reducere a problemei LCA la RMQ, ne dă posibilitatea aplicării și altor algoritmi precum rezolvarea cu arbori de intervale.

### Euler tour tree :

Parcurgerea euleriană a unui arbore se aseamănă cu parcurgerile clasice ale arborilor. În timp ce parcurgerea preordine vizitează mai întâi părintele, apoi fiecare copil, iar parcurgerea postordine mai întâi copii, și apoi părintele, parcurgerea euleriană este o combinație a acestora. Mai mult, această parcurgere vizitează părintele de mai multe ori: odată la începutul parcurgerii, odată după vizitarea tuturor copiilor, precum și între parcurgerea copiilor.

Ca exemplu, putem considera arborele cu rădăcina în **root**, ce are copii **left**, **middle** și **right**. Parcurgerea euleriană este: **root, left, root, middle, root, right, root**.

Relevanța acestei parcurgeri pentru problema găsirii LCA este faptul că pentru 2 noduri  $u$  și  $v$ , LCA va fi vizitat între parcurgerea subarborelui cu rădăcina în  $u$  și parcurgerea subarborelui cu rădăcina în  $v$ . De reținut este că dimensiunea șirului aplatizat este aproximativ dublul numărului de noduri.

## 2.5 Parcurgerea arborelui în timp logaritm

Deși acest algoritm este mai puțin eficient decât algoritmul Tarjan sau RMQ, el este unul destul de intuitiv, ce deasemenea se implementează rapid.

Asemănător cu metoda Bruteforce, strămoșul se caută în arbore de la frunze spre rădăcină. Diferența însă constă în numărul pașilor de parcurgere. În timp ce Bruteforce trecea prin fiecare nod situat între

<sup>4</sup>Euler tour tree

$u$ ,  $v$  și  $w$ , acest algoritm parcurge numai anumite noduri aflate la diferite distanțe. Acestea se determină printr-o dinamică similară cu cea de la RMQ, dar aplicată direct asupra arborelui.

Dinamica folosită va fi de dimensiune  $N \times \log N$ . Fiecare element  $(i, j)$  va conține indicele strămoșului de ordin  $j$  al lui  $i$  (notăm  $i.\text{strămoș}(j)$ ), unde  $i.\text{strămoș}(j)$  se poate scrie recurent ca fiind  $(i.\text{strămoș}(j-1)).\text{strămoș}(j-1)$ . Evident,  $i.\text{strămoș}(0)$  este părintele nodului  $i$ . Așadar algoritmul este următorul:

```

1 Function Log_Preprocesare()
   input : arborele
   output: strămoș: dinamica aplicată șirului
2 for  $j \leftarrow 1$  to  $\log(\text{arbore.size})$  do
3   for  $i \leftarrow 1$  to  $\text{arbore.size}$  do
4      $i.\text{strămoș}(j) = (i.\text{strămoș}(j-1)).\text{strămoș}(j-1)$ 
5   end
6 end

```

**Algorithm 5:** LCA în timp logaritm - preprocesare

```

1 Function Log_LCA(nod u, nod v)
   input :  $u, v$ : nodurile cărora se calculează LCA
   output: cel mai mic strămoș al celor 2 noduri
2 if  $u.\text{inaltime}() < v.\text{inaltime}()$  then  $u \longleftrightarrow v$ 
3 // aduce  $u$  și  $v$  la aceeași înălțime
4 for  $i \leftarrow \log(\text{.size})$  to 0 do
5   if  $u.\text{inaltime}() - 2^i \geq v.\text{inaltime}()$  then
6      $u = u.\text{strămoș}(i)$ 
7   end
8 // parcurge arborele în sus până la întâlnirea primului strămoș comun.
9 for  $i \leftarrow \log(\text{.size})$  to 0 do
10  if  $u.\text{strămoș}(i) \neq v.\text{strămoș}(i)$  then
11     $u = u.\text{strămoș}(i)$ 
12     $v = v.\text{strămoș}(i)$ 
13  end
14 if  $u == v$  then
15   return  $u$ 
16 else
17   return  $u.\text{parinte}$ 
18 end

```

**Algorithm 6:** LCA în timp logaritm

Implementarea acestui algoritm se găsește în fișierul `src\Log_LCA.h`

### 3 Complexitate temporală

#### 3.1 Dimensiunile problemei

Pentru a discuta complexitatea rezolvării problemei LCA, este nevoie de a identifica dimensiunea datelor de intrare.

Se pot identifica imediat parametrii  $N$  (numărul de noduri) și  $M$  (numărul de interogări). Totuși, datorită naturii problemei, determinarea LCA va fi influențată și de lungimea lanțului dintre 2 noduri, deci de configurația arborelui. Întrucât distanța maximă dintre 2 elemente ale unui arbore este mai mică decât dublul înălțimii arborelui, putem considera  $H$  (înălțimea arborelui) ca fiind parametrul ce descrie configurația arborelui. De reținut că  $H$  depinde de  $N$ .

Vom efectua deasemenea și următoarele convenții: vom numi un arbore dens un arbore cu  $H \ll \log N$  și vom numi un arbore înalt un arbore cu  $H \gg \log N$ . Se poate observa că arborii denși vor avea lanțuri mult mai mici între noduri decât arborii înalți. Deasemenea, pe cazul mediu,  $H \simeq \log N$ .

### 3.2 BruteForce

Algoritmul BruteForce necesită doar două parcurgeri în sus a arborelui pentru fiecare interogare, ceea ce înseamnă  $\theta(H)$  fiecare interogare. Dacă pe lângă interogări considerăm pasul de preprocesare de complexitate  $\theta(N)$  (datorată citirii și construirii arborelui), se obține complexitatea teoretică a algoritmului  $\theta(N + M \cdot H)$ . Dar întrucât  $H$  depinde de configurația arborelui, cel mai rău caz va fi atunci când  $H \simeq N$ , deci complexitatea finală este  $\mathcal{O}(M \cdot N)$ .

### 3.3 Algoritmul offline al lui Tarjan pentru LCA

Complexitatea algoritmului Tarjan depinde de implementarea operațiilor cu mulțimi Union și Find. Cea mai eficientă implementare a acestora are complexitatea  $\mathcal{O}((N))$  (unde  $(x)$  este inversul funcției Ackermann), dar pentru simplitate, vom considera complexitatea  $\mathcal{O}(\log N)$ . ( $(x) < \log(x)$ )

Algoritmul se poate împărți în 2 secțiuni: Parcurgerea arborelui și verificarea strămoșului. Parcurgerea este una de tip DFS, având complexitate liniară. În cadrul acesteia se execută operația Union<sup>5</sup> pentru fiecare nod. Deci parcurgerea va avea complexitatea  $\mathcal{O}(N \log N)$ . Verificarea strămoșului are complexitatea  $\mathcal{O}(M)$ . Aceasta este dată de parcurgerea tuturor perechilor de noduri  $(u, v)$  de 2 ori (odată la vizitarea nodului  $u$ , odată la vizitarea nodului  $v$ ).

Adăugând complexitatea celor 2 secțiuni, precum și complexitatea preprocesării  $\theta(N + M)$  (citirea și construirea arborelui și a perechilor  $(u, v)$ ), algoritmul Tarjan se încadrează în complexitatea  $\mathcal{O}(N \log N + M)$ .<sup>6</sup>

### 3.4 Algoritmul RMQ pentru LCA

Complexitatea algoritmului RMQ implementat este dată de preprocesarea arborelui aplatizat. Aceasta constă în construirea în mod recurent al unei dinamici de dimensiune  $N \times \log N$ , și este cea ce dă complexitatea preprocesării. Restul operațiilor, atât citirea și construirea arborelui, cât și aplatizarea (prin parcurgere DFS), au timp liniar.

Rezolvarea unei interogări pentru algoritmul RMQ se face practic instant. Complexitatea este  $\theta(1)$ . Selectarea indicelui corespunzător poziției în arbore al unui nod se face și ea în timp constant, prin reținerea sa într-un vector la momentul preprocesării.

În final, se obține complexitatea  $\theta(N \log N + M)$  pentru această implementare RMQ.

Pentru referință, complexitatea algoritmului RMQ implementat cu arbori de intervale se obține  $\theta(N \log N + M)$ .

### 3.5 Parcurgerea arborelui în timp logaritm

Precum în cazul RMQ, preprocesarea va avea complexitatea  $\theta(N \log H)$  (dinamică de aceeași dimensiune). Interogările însă, vor avea complexitatea  $\theta(\log H)$ . Acest lucru se datorează parcurgerii arborelui în sus (de unde vine  $H$ ), sărind exponențial noduri (de unde provine  $\log$ ).

Însumând complexitățile se obține  $\theta(N \log H + M \log H)$ , iar pentru arbori înalți  $\theta(N \log N + M \log N)$ .

## 4 Complexitate spațială

### 4.1 BruteForce

Ca majoritatea metodelor bruteforce, acesta folosește o memorie adițională de dimensiune  $\theta(1)$ .

<sup>5</sup>Ca fapt divers, această operație se comportă mai bine pe arbori denși

<sup>6</sup>Complexitatea reală este  $\mathcal{O}(N\alpha(N) + M)$  și poate fi aproximată chiar cu  $\mathcal{O}(N + M)$  deoarece  $\alpha(N) < 5$  chiar și pentru valori extrem de mari

## 4.2 Algoritmul offline al lui Tarjan pentru LCA

Așa cum am precizat de la început, pentru aplicarea algoritmului lui Tarjan este nevoie cunoașterea în preambul al interogărilor. Acestea se vor stoca în memorie, ocupând un spațiu de dimensiune  $M$ . În plus, mai este nevoie de o memorie de dimensiune  $N$  pentru reținerea mulțimilor create. Nu în ultimul rând, pentru a putea fi executat algoritmul, este nevoie de un spațiu de dimensiune  $H$  pe stivă pentru apelurile recursive al parcurgerii DFS. Se obține o memorie aditională  $\theta(M + N)$

## 4.3 Algoritmul RMQ pentru LCA

Implementarea algoritmului RMQ necesită, pentru dinamică o memorie de dimensiune  $\theta(N \log N)$ . Deasemenea se folosește și o memorie liniară pentru reținerea arborelui aplatizat.

## 4.4 Parcurgerea arborelui în timp logaritm

Precum și în cazul timpului, algoritmul de parcurgere a arborelui în timp logaritm se comportă asemănător cu RMQ, necesitând o memorie  $\theta(N \log N)$ .

# 5 Concluzie

## 5.1 Evaluarea algoritmilor pe un set de teste

Pentru a verifica eficiența algoritmilor în practică, am realizat generatori de arbori cu care am realizat 70 de fișiere de intrare. Aceste fișiere se împart astfel:

1. 01..30: arbori denși de diferite dimensiuni, cu un număr proporțional de interogări
2. 31..40: arbori denși de dimensiuni mari, multe interogări
3. 41..50: arbori înalți de dimensiuni medii, cu un număr apropiat de interogări
4. 51..60: arbori înalți de dimensiune mare, dar puține interogări
5. 61..70: arbori înalți de dimensiune mică, dar multe interogări

Rezultatele au fost apropiate de cele așteptate<sup>7</sup> : pe arbori denși, cel mai bine s-a comportat Tarjan ( $\mathcal{O}(N \log N + M)$ ), iar apoi metoda Bruteforce cu complexitatea teoretică  $\mathcal{O}(N + M \cdot N)$ .

Acest lucru nu este surprinzător, deoarece complexitatea sa depindea mai mult de  $H$  decât de  $N$  ( $\theta(N + M \cdot H)$ ). Cel mai încet algoritm a fost RMQ, fiind singurul al cărei complexitate nu depinde în niciun fel de înălțimea arborelui.

Continuând cu arbori înalți, ce reprezintă worst case, algoritmul Tarjan încă este foarte eficient. Pentru testele cu puține interogări, este cel mai eficient algoritm, iar pe celelalte, este întrecut doar de algoritmul ce folosește RMQ. Desigur, cel mai slab algoritm este cel ce aplică metoda bruteforce.

## 5.2 Analiza rezultatelor în funcție de parametrii

$(N \gg M, H \gg \log N)$  Dacă arborele este unul înalt, iar numărul nodurilor este mult mai mare decât numărul de interogări, toți algoritmi se vor comporta în mod asemănător, mai puțin metoda bruteforce. Complexitatea lor va fi aproximativ  $\mathcal{O}(N \log N)$ . În acest caz însă, există o rezolvare ce se comportă mai bine decât oricare din algoritmi prezentați aici. Este vorba de implementarea algoritmului RMQ cu arbori de intervale, ce are complexitatea  $\mathcal{O}(N + M \log N)$ .

$(N \simeq M \text{ sau } N \ll M, H \gg \log N)$  Dacă arborele este unul înalt, iar numărul nodurilor este mai mic decât cu numărul de interogări, cele mai bune rezultate se vor obține pentru Tarjan și RMQ, ambele având complexitatea  $\mathcal{O}(N \log N + M)$ . În acest caz, parcurgerea logaritmă este mai lentă, deoarece coeficientul logaritm al lui  $N$  devine relevant ( $\theta(N \log H + M \log H)$ ).

<sup>7</sup>rezultatele se pot vizualiza în fișierele time\_file.algortm.txt, ce se generează la rularea checrului în LINUX

( $H \ll \log N$ ) Dacă arborele este unul dens, iar numărul nodurilor este mai mare decât numărul de interogări, complexitatea algoritmilor brute force ( $\theta(N + M \cdot H)$ ) și parcurgere logaritmică ( $\theta(N \log H + M \log H)$ ) este mult mai mică decât cea teoretică. Acestea ajung chiar să întrecă performanțele implementării algoritmului RMQ. Dacă ar fi să analizăm și implementarea RMQ folosind arbori de intervale, acesta nu ar aduce nicio îmbunătățire problemei, fiind deasemenea întrecută.

### 5.3 Alegerea algoritmului

Deși algoritmul lui Tarjan s-a dovedit a fi cel mai rapid în toate cazurile, există situații în care se poate prefera alt algoritm. De exemplu pentru cazul  $N \gg M$ ,  $H \gg \log N$ , este mai eficient folosirea RMQ cu arbori de intervale. Altă situație ar fi când fiecare interogare depinde de o alta anterioară, caz în care algoritmul Tarjan, ce rezolvă offline problema LCA, nu mai funcționează.

Un alt exemplu interesant este acela în care arborele se schimbă în mod dinamic. Acest lucru poate duce la imposibilitatea preprocesării datelor. În acest caz, algoritmul de parcurgere în timp logaritm are o dinamică ușor modificabilă, introducerea unui nod nod fiind echivalentă cu introducerea unei singure coloane în dinamica folosită.

Se poate concluziona că alegerea algoritmului depinde în totalitate de dimensiunea datelor de intrare și de situația în care acesta este folosit.

## References

- [1] Tarjans off-line lowest common ancestors algorithm  
<http://www.geeksforgeeks.org/tarjans-off-line-lowest-common-ancestors-algorithm/>
- [2] Range Minimum Query and Lowest Common Ancestor  
<https://www.topcoder.com/community/data-science/data-science-tutorials/range-minimum-query-and-lowest-common-ancestor/>
- [3] Disjoint-set data structure  
[https://en.wikipedia.org/wiki/Disjoint-set\\_data\\_structure](https://en.wikipedia.org/wiki/Disjoint-set_data_structure)
- [4] infoarena: Lowest Common Ancestor,  
<http://www.infoarena.ro/problema/lca>