

STRUCTURI DE DATE

Adrian CARABINEANU

0

Cuprins

1	Algoritmi. Noțiuni generale	5
1.1	Exemplu de algoritm. Sortarea prin inserție	5
1.2	Aspecte care apar la rezolvarea unei probleme	7
1.3	Timpul de execuție a algoritmilor	7
1.4	Corectitudinea algoritmilor	9
1.5	Optimalitatea algoritmilor	9
1.6	Existența algoritmilor	14
2	Tipuri de structuri de date	15
2.1	Generalități	15
2.2	Liste	15
2.2.1	Liste alocate secvențial	16
2.2.2	Liste alocate înlănțuit	16
2.3	Stive	27
2.4	Liste de tip "coadă"	28
2.5	Grafuri	30
2.6	Arbori binari	35
2.6.1	Parcurgerea arborilor binari	36
2.7	Algoritmul lui Huffman	42
2.7.1	Prezentare preliminară	43
2.7.2	Coduri prefix. Arbore de codificare	43
2.7.3	Construcția codificării prefix a lui Huffman	45
2.7.4	Optimalitatea algoritmului Huffman	49
3	Tehnici de sortare	51
3.1	Heapsort	51

3.1.1	Reconstituirea proprietății de heap	52
3.1.2	Construcția unui heap	54
3.1.3	Algoritmul heapsort	54
3.2	Cozi de priorități	57
3.3	Sortarea rapidă	60
3.3.1	Descrierea algoritmului	60
3.3.2	Performanța algoritmului de sortare rapidă	62
3.4	Metoda bulelor (bubble method)	64
4	Tehnici de căutare	65
4.1	Algoritmi de căutare	65
4.1.1	Algoritmi de căutare secvențială (pas cu pas)	66
4.1.2	Căutarea în tabele sortate (ordonate)	67
4.1.3	Arbori de decizie asociați căutării binare	71
4.1.4	Optimalitatea căutării binare	72
4.2	Arbori binari de căutare	76
4.3	Arbori de căutare ponderați (optimali)	81
4.4	Arbori echilibrați	86
4.4.1	Arbori Fibonacci	87
4.4.2	Proprietăți ale arborilor echilibrați	89
4.5	Insertia unui nod într-un arbore echilibrat	91
4.5.1	rotații în arbori echilibrați	91
4.5.2	Exemple	95
4.5.3	Algoritmul de inserție în arbori echilibrați	98
4.6	Ștergerea unui nod al unui arbore echilibrat	98
4.6.1	Algoritmul de ștergere a unui nod dintr-un arbore echilibrat	98

Lista figurilor

1.1	Arbore de decizie	11
2.1	Liste simplu și dublu înlănțuite	17
2.2	Exemple de grafuri	31
2.3	Exemplu de arbore binar	36
2.4	Exemplu de arbore binar cu precizarea legaturilor	37
2.5	Exemplu de arbore Huffman	44
2.6	Construirea arborelui Huffman	46
3.1	Exemplu de heap reprezentat sub forma unui arbore binar și sub forma unui vector	52
3.2	Efectul funcției ReconstituieHeap	53
3.3	Model de execuție a funcției ConstruieșteHeap	55
4.1	Arbore de cautare binară	71
4.2	Arbori de cautare	72
4.3	Optimizarea lungimii drumurilor externe	73
4.4	Ștergerea rădăcinii unui arbore binar de căutare	80
4.5	Arbore binar de căutare	80
4.6	Arbori posibili de cautare și numărul mediu de comparații pentru o căutare reușită	82
4.7	Arbori Fibonacci	88
4.8	rotație simplă la dreapta pentru re-echilibrare	92
4.9	rotație dublă la dreapta pentru re-echilibrare	93
4.10	rotație dublă la dreapta pentru re-echilibrare	93
4.11	rotație simplă la stânga pentru re-echilibrare	94
4.12	rotație dublă la stânga pentru re-echilibrare	94
4.13	rotație dublă la stânga pentru re-echilibrare	95
4.14	Exemplu de inserție într-un arbore echilibrat	96

4.15	Exemplu de inserție într-un arbore echilibrat	96
4.16	Exemplu de inserție într-un arbore echilibrat	97
4.17	Exemplu de inserție într-un arbore echilibrat	97
4.18	Exemplu de ștergere a unui nod dintr-un arbore echilibrat . .	99
4.19	Exemplu de ștergere a unui nod dintr-un arbore echilibrat . .	99
4.20	Exemplu de ștergere a unui nod dintr-un arbore echilibrat . .	100
4.21	Exemplu de ștergere a unui nod dintr-un arbore echilibrat . .	101

Capitolul 1

Algoritmi. Noțiuni generale

Definiție preliminară. Un *algorithm* este o *procedură de calcul bine definită* care primește o mulțime de valori ca *date de intrare* și produce o mulțime de valori ca *date de ieșire*.

1.1 Exemplu de algoritm. Sortarea prin inserție

Vom considera mai întâi problema sortării (ordonării) unui șir de n numere întregi $a[0], a[1], \dots, a[n-1]$ (ce reprezintă datele de intrare). Șirul ordonat (de exemplu crescător) reprezintă datele de ieșire. Ca procedură de calcul vom considera procedura *sortării prin inserție* pe care o prezentăm în cele ce urmează: Începând cu al doilea număr din șir, repetăm următorul procedeu : inserăm numărul de pe poziția j , reținut într-o cheie, în subșirul deja ordonat $a[0], \dots, a[j-1]$ astfel încât să obținem subșirul ordonat $a[0], \dots, a[j]$. Ne oprim când obținem subșirul ordonat de n elemente. De exemplu, pornind de la șirul de numere întregi 7, 1, 3, 2, 5, folosind sortarea prin inserție obținem succesiv

```
7 | 1 3 2 5
1 7 | 3 2 5
1 3 7 | 2 5
1 2 3 7 | 5
1 2 3 5 7
```

Linia verticală | separă subșirul ordonat de restul șirului. Prezentăm mai jos programul scris în $C++$ pentru sortarea elementelor unui șir de 10 numere

întregi:

```
# include <iostream.h>
void main(void)
{// datele de intrare
int a[10];
int i=0;
while(i<n)
{cout<<"a["<<i<<"]="; cin>>*(a+i); i=i+1;}
//procedura de calcul
for(int j=1;j<10;j++)
{int key=a[j];
//insereaza a[j] în sirul sortat a[0,...,j-1]
i=j-1;
while((i>=0)*(a[i]>key))
{a[i+1]=a[i];
i=i-1;}
a[i+1]=key;}
//datele de iesire
for(j=0;j<n;j++)
cout<<"a["<<j<<"]="<<*(a+j)<<","; }
```

Putem modifica programul *C++* de sortare a n numere întregi impunând să se citească numărul n , alocând dinamic un spațiu de n obiecte de tip **int** și ținând cont că $*(a + i) = a[i]$:

```
# include <iostream.h>
void main(void)
{
// datele de intrare
int n;
int i=0;
cout<<"n=";
cin>>n;
int* a;
a = new int [n];
while(i<n)
{cout<<"a["<<i<<"]="; cin>>*(a+i); i=i+1;}
//procedura de calcul
for(int j=1;j<n;j++)
{int key=*(a+j);
```



```

//insereaza a[j] in sirul sortat a[0,...,j-1]
i=j-1;
while((i>=0)*(*(a+i)>key))
{*(a+i+1)=*(a+i);
i=i-1;}
*(a+i+1)=key; }
//datele de iesire
for(j=0;j<n;j++)
cout<<"a["<<j<<"]="<<*(a+j)<<";"}

```

1.2 Aspecte care apar la rezolvarea unei probleme

Când se cere să se elaboreze un algoritm pentru o problemă dată, care să furnizeze o soluție (fie și aproximativă, cu condiția menționării acestui lucru), cel puțin teoretic trebuie să fie parcurse următoarele etape:

1) Demonstrarea faptului că este posibilă elaborarea unui algoritm pentru determinarea unei soluții.

2) Elaborarea unui algoritm (în acest caz etapa anterioară poate deveni inutilă).

3) Demonstrarea corectitudinii.

4) Determinarea timpului de execuție al algoritmului.

5) Investigarea optimalității algoritmului.

Vom prezenta în cele ce urmează, nu neapărat în ordinea indicată mai sus, aceste aspecte.

1.3 Timpul de execuție a algoritmilor

Un algoritm este elaborat nu doar pentru un set de date de intrare, ci pentru o mulțime de astfel de seturi. De aceea trebuie bine precizată mulțimea (seturilor de date) de intrare. Timpul de execuție se măsoară în funcție de lungimea n a setului de date de intrare.

Ideal este să determinăm o formulă matematică pentru $T(n)$ = timpul de executare pentru orice set de date de intrare de lungime n . Din păcate, acest lucru nu este în general posibil. Din această cauză ne vom limita la a evalua *ordinul de mărime* al timpului de execuție.

Să reluăm procedura de calcul pentru algoritmul de sortare prin inserție:

```
//procedura de calcul .....cost.....timp
for(int j=1;j<n;j++) .....c1.....n
{int key=*(a+j); .....c2.....n-1
//insereaza a[j] în sirul sortat a[1,...,j-1]
i=j-1; .....c3.....n-1
while((i>=0)*(*(a+i)>key)).....c4..... $\sum_{j=2}^n t_j$ 
{*(a+i+1)=*(a+i);.....c5..... $\sum_{j=2}^n (t_j - 1)$ 
i=i-1;}.....c6..... $\sum_{j=2}^n (t_j - 1)$ 
*(a+i+1)=key; }.....c7.....n-1
```

c_1, \dots, c_7 sunt costurile de timp pentru fiecare instrucțiune. În coloana *timp* punem de câte ori este repetată instrucțiunea; t_j reprezintă numărul de execuții ale testului **while** (comparația) pentru valoarea fixată j . Timpul de execuție este

$$T(n) = nc_1 + (n-1)(c_2 + c_3 + c_7 - c_5 - c_6) + (c_4 + c_5 + c_6) \sum_{j=2}^n t_j. \quad (1.1)$$

Timpul de execuție poate să depindă de natura datelor de intrare. În cazul în care vectorul de intrare este deja sortat crescător, $t_j = 1$ (deoarece pentru fiecare j , $a[0, \dots, j-1]$ este sortat). Timpul de execuție în acest caz (cel mai favorabil) este

$$T(n) = n(c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_7) - (c_2 + c_3 + c_4 + c_7). \quad (1.2)$$

Dacă vectorul este sortat în sens invers (în ordine descrescătoare) avem cazul cel mai defavorabil. Fiecare element $a[j]$ este comparat cu fiecare element din $a[0, \dots, j-1]$ și astfel $t_j = j$ pentru $j = 2, 3, \dots, n$. Cum

$$\sum_{j=2}^n j = \frac{n(n+1)}{2} - 1, \quad \sum_{j=2}^n (j-1) = \frac{n(n-1)}{2},$$

deducem că

$$T(n) = \left(\frac{c_4}{2} + \frac{c_5}{2} + \frac{c_6}{2}\right)n^2 + \left(c_1 + c_2 + c_3 + \frac{c_4}{2} - \frac{c_5}{2} - \frac{c_6}{2} + c_7\right)n - (c_2 + c_3 + c_4 + c_7). \quad (1.3)$$

Timpul de execuție este are ordinul de mărime $O(n^2)$. În general spunem că timpul de execuție este de ordinul $O(f(n))$ dacă

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{T(n)}{f(n)} = l, \quad l \text{ finită.}$$

Când $f(n) = n^k, k \in \mathbf{N}^*$ spunem că algoritmul este *polinomial*. Specificăm faptul că un algoritm este considerat *acceptabil* dacă este polinomial.

1.4 Corectitudinea algoritmilor

În demonstrarea corectitudinii algoritmilor există două aspecte importante

- *Corectitudinea parțială*: presupunând că algoritmul se termină într-un număr finit de pași, trebuie demonstrat că rezultatul este corect.
- *Terminarea programului*: trebuie demonstrat că algoritmul se încheie în timp finit.

Evident, condițiile enumerate mai sus trebuie îndeplinite pentru orice set de date de intrare admis de problemă.

Modul tipic de lucru constă în introducerea în anumite locuri din program a unor *invarianti*, care reprezintă relații ce sunt îndeplinite la orice trecere a programului prin acele locuri. De exemplu în cazul sortării prin inserție, invariantii sunt următorii:

- *după fiecare executare a ciclului **while** (corespunzătoare lui $i = j - 1$) elementele cu indici mai mici sau egali cu j au fost sortate parțial.*

Ciclul **for** se termină odată cu ultima executare a ciclului **while**, când $j = n$ și când toate elementele sunt sortate.

1.5 Optimalitatea algoritmilor

Să presupunem că pentru o anumită problemă am elaborat un algoritm și am putut calcula timpul său de execuție $T(n)$. Este natural să ne punem problema dacă algoritmul este executat în timpul *cel mai scurt* posibil sau există un alt algoritm cu timpul de execuție mai mic. Spunem că un algoritm este *optim* dacă raportul dintre timpul său de execuție și timpul de execuție al oricărui alt algoritm care rezolvă aceeași problema are ordinul de mărime $O(1)$. Problema demonstrării optimalității este deosebit de dificilă, mai ales

datorită faptului că trebuie să considerăm toți algoritmi posibili și să arătăm că ei au un timp de execuție superior celui al algoritmului optim.

În cazul algoritmilor de sortare ne propunem să găsim o margine inferioară a timpilor de execuție. Vom face mai întâi observația că numărul total de instrucțiuni executate și numărul de comparații au același ordin de mărime. Mulțimea comparațiilor poate fi vizualizată cu ajutorul *arborilor de decizie*. Într-un arbore de decizie fiecare nod este etichetat prin $a_i : a_j$ pentru i și j din intervalul $1 \leq i, j \leq n$ unde n este numărul de elemente din secvența de intrare. Fiecare frunză este etichetată cu o permutare $(\sigma(1), \dots, \sigma(n))$. Execuția algoritmului de sortare corespunde trasării unui drum elementar de la rădăcina arborelui de sortare la o frunză. La fiecare nod intern este făcută o comparație între a_i și a_j . Subarboarele stâng dictează comparațiile următoare pentru $a_i \leq a_j$ iar subarboarele drept dictează comparațiile următoare pentru $a_i > a_j$. Când ajungem la o frunză algoritmul a stabilit ordonarea $a_{\sigma(1)} \leq a_{\sigma(2)} \leq \dots \leq a_{\sigma(n)}$. Pentru ca algoritmul să ordoneze adecvat, fiecare din cele $n!$ permutări de n elemente trebuie să apară într-o frunză a arborelui de decizie. În figura (1.1) prezentăm arborele de decizie corespunzător sortării unei mulțimi $\{a_1, a_2, a_3\} = \{1, 2, 3\}$. În funcție de datele de intrare, comparațiile efectuate de program reprezintă un drum elementar în arborele de decizie ce unește rădăcina arborelui cu o frunză. Numărul de noduri (comparații) dintr-un astfel de drum elementar este egal cu cel mult h , înălțimea arborelui.

Teorema 1. *Orice arbore de decizie care sortează n elemente are înălțimea de ordinul $O(n \ln n)$.*

Demonstrție. Întrucât există $n!$ permutări ale celor n elemente, arborele trebuie să aibă $n!$ frunze. Un arbore binar de înălțime h are cel mult 2^h frunze. Deci

$$n \leq 2^h,$$

$$h \geq \log_2 n! = \ln n! \log_2 e.$$

Plecând de la inegalitatea

$$n! > \left(\frac{n}{e}\right)^n,$$

obținem

$$h \geq n(\ln n - 1) \log_2 e,$$

adică

$$h = O(n \ln n).$$

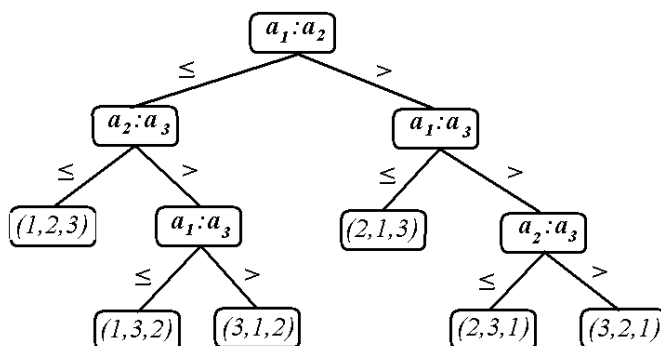


Figura 1.1: Arbore de decizie

Ținând cont de teorema mai sus enunțată, este de presupus că un algoritm de sortare optim are timpul de execuție de ordinul $O(n \ln n)$. Algoritmul de sortare prin inserție, având timpul de execuție de ordinul $O(n^2)$, are toate șansele să nu fie optimal. Vom da în cele ce urmează un exemplu de algoritm de sortare optim și anume algoritmul de *sortare prin interclasare*.

Pentru a avea o imagine intuitivă a procedurii de interclasare, să considerăm că un pachet cu n cărți de joc este împărțit în alte 2 pachete așezate pe masă cu fața în sus. Fiecare din cele 2 pachete este sortat, cartea cu valoarea cea mai mică fiind deasupra. Dorim să amestecăm cele două sub-pachete într-un singur pachet sortat, care să rămână pe masă cu fața în jos. Pasul principal este acela de a selecta cartea cu valoarea cea mai mică dintre cele 2 aflate deasupra pachetelor (fapt care va face ca o nouă carte să fie deasupra pachetului respectiv) și de a o pune cu fața în jos pe locul în care se va forma pachetul sortat final. Repetăm procedeul până când unul din pachete este epuizat. În această fază este suficient să luăm pachetul rămas și să-l punem peste pachetul deja sortat întorcând toate cărțile cu fața în jos. Din punct de vedere al timpului de execuție, deoarece avem de făcut cel mult $n/2$ comparații, timpul de execuție pentru procedura de interclasare este de ordinul $O(n)$.

Procedura de interclasare este utilizată ca subrutină pentru algoritmul de

sortare prin interclasare care face apel la tehnica *divide și stăpânește*, după cum urmează:

Divide: Împarte șirul de n elemente ce urmează a fi sortat în două subșiruri de câte $n/2$ elemente.

Stăpânește: Sortează recursiv cele două subșiruri utilizând sortarea prin interclasare.

Combină: Interclasează cele două subșiruri sortate pentru a produce rezultatul final.

Descompunerea șirului în alte două șiruri ce urmează a fi sortate are loc până când avem de sortat șiruri cu unul sau două componente. Prezentăm mai jos programul scris în $C++$. În program, funcția **sort** sortează un vector cu maximum 2 elemente, funcția **intekl** interclasează 2 șiruri sortate iar **dist** implementează strategia *divide și stăpânește* a metodei studiate.

```
#include<iostream.h>
/*****/
void sort(int p,int q, int n, int *a) {
int m;
if(*(a+p)>*(a+q))
{m=*(a+p); *(a+p)=*(a+q); *(a+q)=m;}
/*****/
void intecl(int p, int q, int m, int n, int *a){
int *b,i,j,k;
i=p;j=m+1;k=1;
b=new int[n];
while(i<=m && j<=q)
if(*(a+i)<=*(a+j))
{*(b+k)=*(a+i);i=i+1;k=k+1;}
else
{*(b+k)=*(a+j);j=j+1;k=k+1;}
if(i<=m)
for (j=i;j<=m;j++)
{*(b+k)= *(a+j); k=k+1;}
else for(i=j;i<=q;i++)
{*(b+k)=*(a+i); k=k+1;}
k=1;
for(i=p;i<=q;i++) {*(a+i)=*(b+k); k=k+1;}}
/*****/
void dist(int p, int q, int n, int *a){
```

```

int m;
if((q-p)<=1) sort(p,q,n,a);
else
{m=(p+q)/2; dist(p,m,n,a); dist(m+1,q,n,a);intekl(p,q,m,n,a);
}}
/*****/
void main(void){
int n; *a,i;
cout<<"n="; cin>>n;
a=new int[n];
for(i=1;i<=n;i++)
{cout<<"a["<<i<<"]="; cin>>*(a+i-1);}
dist(0,n-1,n,a);
for(i=1;i<=n;i++)
cout<<"a["<<i-1<<"]="<<a[i-1];}

```

În continuare să calculăm $T(n)$, numărul aproximativ de comparații efectuat de algoritm. Succesiv, problema se descompune în alte două probleme, fiecare referindu-se la $n/2$ elemente. Urmează interclasarea elementelor, care necesită un număr de $n/2$ comparații. Avem deci

$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + \frac{n}{2}, \quad T(0) = 0.$$

Pentru început să considerăm $n = 2^k$, $k \in \mathbf{N}$. Rezultă (efectuând implicit un raționament prin inducție):

$$\begin{aligned}
T(2^k) &= 2T(2^{k-1}) + 2^{k-1} = 2(2T(2^{k-2}) + 2^{k-2}) + 2^{k-1} = \dots \\
&= 2^p T(2^{k-p}) + p2^{k-1} = 2^p (2T(2^{k-p-1}) + 2^{k-p-1}) + p2^{k-1} = \\
&= 2^{p+1} T(2^{k-p-1}) + (p+1)2^{k-1} = T(0) + k2^{k-1} = k2^{k-1}.
\end{aligned}$$

Pentru un număr natural oarecare n , fie k astfel încât să avem $2^k \leq n < 2^{k+1}$. Rezultă

$$k2^{k-1} = T(2^k) \leq T(n) < T(2^{k+1}) = (k+1)2^k. \quad (1.4)$$

Cum $k = O(\ln n)$, din (1.4) rezultă că

$$T = O(n \ln n),$$

deci algoritmul de sortare prin interclasare este optim.

1.6 Existența algoritmilor

Problema existenței algoritmilor a stat în atenția matematicienilor încă înainte de apariția calculatoarelor. Un rol deosebit în această teorie l-a jucat matematicianul englez Alan Turing (1912-1954), considerat părintele inteligenței artificiale.

Numim *problemă nedecidabilă* o problemă pentru care nu poate fi elaborat un algoritm. Definirea matematică a noțiunii de algoritm a permis detectarea de probleme nedecidabile. Câteva aspecte legate de decidabilitate sunt următoarele:

- *Problema opririi programelor*: pentru orice program și orice valori de intrare să se decidă dacă programul se termină.

- *Problema echivalențelor programelor*: să se decidă pentru oricare două programe dacă sunt echivalente (produc aceeași ieșire pentru aceleași date de intrare).

Capitolul 2

Tipuri de structuri de date

2.1 Generalități

Structurile de date reprezintă *modalități în care datele sunt dispuse în memoria calculatorului sau sunt păstrate pe discul magnetic*. Structurilor de date sunt utilizate în diferite circumstanțe ca de exemplu:

- Memorarea unor date din realitate;
- Instrumente ale programatorilor;
- Modelarea unor situații din lumea reală.

Cele mai des utilizate structuri de date sunt tablourile, listele, stivele, cozile, arborii, tabelele de dispersie și grafurile.

2.2 Liste

O *listă liniară* este o structură de date omogenă, secvențială formată din *elemente* ale listei. Un element (numit uneori și *nod*) din listă conține o *informație specifică* și eventual o *informație de legătură*. De exemplu, în lista echipelor de fotbal înscrise într-un campionat, un element (ce reprezintă o echipă) poate conține următoarele informații specifice: nume, număr de puncte, număr de goluri înscrise și număr de goluri primite. Fiecare din aceste informații poate reprezenta o *cheie* care poate fi utilizată pentru comparații și inspecții. De exemplu luând drept cheie numărul de puncte și golaverajul se poate face clasificarea echipelor.

Poziția elementelor din listă definește ordinea elementelor (primul element, al doilea, etc). Conținutul listei se poate schimba prin:

- *adăugarea* de noi elemente la sfârșitul listei;
- *inserarea* de noi elemente în orice loc din listă;
- *ștergerea* de elemente din orice poziție a listei;
- *modificarea* unui element dintr-o poziție dată.

Printre operațiile care schimbă structura listei vom considera și *inițializarea* unei liste ca o *listă vidă*.

Alte operații sunt operațiile de *caracterizare*. Ele nu modifică structura listelor dar furnizează informații despre ele. Dintre operațiile de caracterizare vom menționa în cele ce urmează:

- *localizarea* elementului din listă care satisface un anumit criteriu;
- *determinarea lungimii listei*.

Pot fi luate în considerare și operații mai complexe, ca de exemplu:

- *separarea* unei liste în două sau mai multe subliste în funcție de îndeplinirea unor condiții;
- *selecția* elementelor dintr-o listă, care îndeplinesc unul sau mai multe criterii, *într-o listă nouă*;
- *crearea unei liste ordonate* după valorile crescătoare sau descrescătoare ale unei chei;
- *combinarea* a două sau mai multor liste prin *concatenare (alipire)* sau *interclasare*.

Spațiul din memorie ocupat de listă poate fi alocat în două moduri: prin *alocare secvențială* sau prin *alocare înlănțuită*.

2.2.1 Liste alocate secvențial

În acest caz nodurile ocupă poziții succesive în memorie. Acest tip de alocare este întâlnit când se lucrează cu tablouri (vectori). Avantajul alocării secvențiale este dat de faptul că accesul la oricare din nodurile listei este direct. Dezavantajul constă în faptul că operațiile de adăugare, eliminare sau schimbare de poziție a unui nod necesită un efort mare de calcul după cum s-a văzut în algoritmi de sortare prezentați mai înainte.

2.2.2 Liste alocate înlănțuit

Există două feluri de alocare înlănțuită: *alocare simplă înlănțuită* și *alocare dublu înlănțuită* (figura 2.1). Alocarea înlănțuită poate fi efectuată static

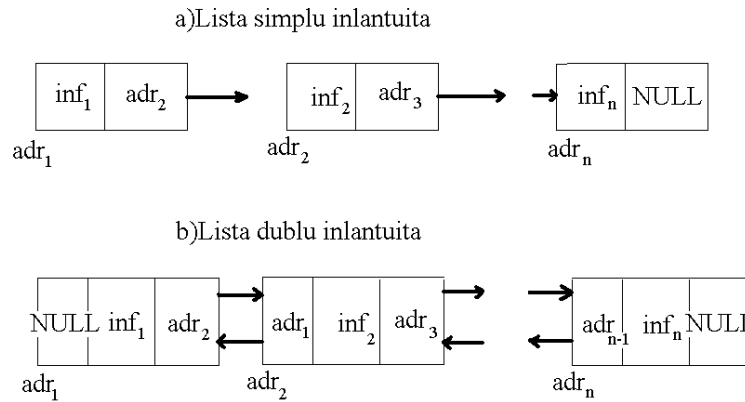


Figura 2.1: Liste simplu și dublu înlănțuite

(utilizând vectori) sau dinamic. În acest din urmă caz (de care ne vom ocupa în cele ce urmează), se utilizează o zonă de memorie numită *HEAP* (movilă, grămadă). În *C++* variabilele păstrate în *HEAP* (cum ar fi de exemplu nodurile listei), se alocă atunci când dorește programatorul, cu ajutorul operatorului **new**, iar zona se eliberează, tot la dorința acestuia prin operatorul **delete**. În cazul alocării dinamice, nodul unei liste este o structură care conține alături de informație și adresa nodului următor (pentru liste simplu înlănțuite) sau adresele nodului următor și a celui precedent în cazul listelor dublu înlănțuite. După cum se va vedea din exemplele ce urmează, principala problemă în cazul operațiilor cu liste o reprezintă redefinirea legăturilor (adreselor) când se șterge sau se inserează un element.

Liste simplu înlănțuite

Mai jos prezentăm proceduri (funcții) de **creare** (prin inserție repetată) și **parcurgere** a listelor precum și procedurile de **ștergere** (eliminare) a unui nod și de **inserare** a unui nod imediat după alt nod ce conține o anumită informație.

```
#include<iostream.h>
//introducem structura de nod al unei liste
```

```

struct nod {int inf; nod *adr ;};
//declararea funcțiilor de creare, parcurgere, eliminare și inserare
nod *creare(void);
void parcurge(nod *prim);
    nod *elimina(nod *prim, int info);
nod *inserare_dupa(nod* prim, int info, int info1);
//functia principală
/*****/
void main(void) {
int info, info1; nod *cap;
    cap=creare();
    parcurge(cap);
    cout<<"Spuneti ce nod se elimina";
    cin>>info;
    cap= elimina(cap, info);
    parcurge(cap);
    cout<<"Spuneti ce valoare se insereaza si dupa cine"<<endl;
    cin>>info1;
    cin>>info;
    inserare_dupa(cap,info,info1);
    parcurge(cap);}
//functia de creare a listei
/*****/
nod *creare(void)
{ nod *prim,*p,*q; int inf; char a;
//crearea primului element al listei
    prim=new nod;
    cout<<" Introduceti prim->inf"<<endl;
    cin>>inf;
    prim->inf=inf;
    prim->adr=NULL;
    q=prim;
    /*pana cand se decide ca operatia este gata, se creaza elementele urma-
toare*/
    cout<<"Gata?[d/n]"<<endl;
    cin>>a;
    while (a!='d') {
        p=new nod;

```

```

    cout<<"p->inf"<<endl;
    cin>>inf;
    /*se creaza un nou nod*/
    p->inf=inf ;
    p->adr=NULL;
    /*se stabileste legatura dintre nodul anterior si nodul nou creat*/
    q->adr=p;
    q=p;
    cout<<"Gata?[d/n]"<<endl;
    cin>>a;}
return prim;}
/*****/
/*urmeaza procedura de parcurgere a listei*/
void parcurge(nod *cap)
{nod *q;
 if(!cap) {cout<<"Lista vida"; return;}
 cout<<"Urmeaza lista"<<endl;
 for(q=cap;q;q=q->adr)
  cout<<q->inf<<" ";}
/*****/
/*urmeaza procedura de eliminare a nodului ce contine o anumita infor-
matie*/
nod *elimina(nod* prim, int info)
{ nod *q,*r;
 /*se studiaza mai intai cazul cand trebuie eliminat primul nod*/
 while((*prim).inf==info)
 {q=(*prim).adr; delete prim; prim=q;}
 /*se studiaza cazul cand informatia cautata nu este in primul nod*/
 q=prim;
 while(q->adr)
 { if(q->adr->inf==info)
 /*in cazul in care a fost gasit un nod cu informatia ceruta, acesta se
 elimina iar nodul anterior este legat de nodul ce urmeaza*/
 { r=q->adr; q->adr=r->adr; delete r;}
 else q=q->adr;}
 return prim;}
/*****/

```

```

/*functia de inserare a unui nod ce contine o anumita informatie dupa
un nod ce contine o informatie data*/
nod *inserare_dupa(nod*prim, int info, int info1)
{nod *c, *d;
c=prim;
while(c->adr&&(c->inf!=info)) c=c->adr;
d=new nod; d->inf=info1;
if(!c->adr)
/*daca nici-un nod nu contine informatia data, noul nod se insereaza
dupa ultimul element al listei*/
{d->adr=NULL; c->adr=d;}
/* daca au fost depistate noduri ce contin informatia data noul element
se insereaza dupa primul astfel de nod*/
else {d->adr=c->adr; c->adr=d;}
return prim;}

```

Ca o ilustrare a utilității listelor liniare simplu înlanțuite vom prezenta în cele ce urmează o procedură de adunare și înmulțire a două polinoame de o variabilă. Un polinom va fi reprezentat printr-o listă, un nod al listei corespunzând unui monom. Informația din nodul listei (monom) va conține gradul monomului și coeficientul. Pentru a efectua produsul polinoamelor vom crea cu funcția **prod** o nouă listă, în fiecare nod al noii liste fiind produsul a două monoame (fiecare dintre aceste monoame aparținând altui polinom). Cu o funcție numită **canonic**, dacă două noduri (monoame) din lista nou creată (lista produs) au același grad, coeficientul unuia din monoame este înlocuit cu suma coeficienților iar coeficientul celuilalt cu 0. Cu funcția **elimina** ștergem apoi nodurile (monoamele) care conțin coeficientul 0.

Pentru a aduna două polinoame, vom efectua mai întâi concatenarea lor (ultimul element din lista ce reprezintă primul polinom va fi legată de primul element din lista ce reprezintă al doilea element). Aplicând apoi funcțiile **canonic** și **elimina** obținem polinomul sumă. Prezintă programul mai jos:

```
#include<iostream.h>
```

```

struct nod{int grad; int coef; nod *adr ;};
/*****/
//declararea functiilor utilizate
nod *create(void);
void parcurge(nod *prim);
void canonic (nod *prim);

```

```

nod* concatenare(nod *prim1, nod*prim2);
nod *elimina(nod* prim, int info);
nod* prod(nod *prim1, nod* prim2);
/*****/
//functia principala
void main(void){
nod *cap, *cap1,*suma,*produs,*prim;
cap=creare();
cout<<"Listeaza primul polinom"<<endl;
parcurge(cap);
cap1=creare();
cout<<"Listeaza al doilea polinom"<<endl;
parcurge(cap1);
cout<<"Produsul polinoamelor"<<endl;
cout<<"*****";
produs=prod(cap,cap1);
canonic(produs);
produs=elimina(produs,0);
parcurge(produs);
prim=concatenare(cap,cap1);
cout<<"Polinoamele concatenate"<<endl;
parcurge(prim);
canonic(prim);
cout<<"Suma polinoamelor"<<endl;
suma=elimina(prim,0);
parcurge(suma);}
/*****/
//functia de creare a unui polinom
nod *creare(void){
nod *prim,*p,*q;int coef,grad;char a;
prim=new nod;
cout<<" Introduceti prim->grad"<<endl;
cin>>grad;
prim->grad=grad;
cout<<" Introduceti prim->coef"<<endl;
cin>>coef;
prim->coef=coef;
prim->adr=NULL;

```

```

q=prim;
cout<<"Gata?[d/n]"<<endl;
cin>>a;
while (a!='d'){
p=new nod;
cout<<"p->grad"<<endl;
cin>>grad;
p->grad=grad;
cout<<"p->coef"<<endl;
cin>>coef;
p->coef=coef;
p->adr=NULL;
q->adr=p;
q=p;
cout<<"Gata?[d/n]"<<endl;
cin>>a;}
return prim;}
/*****/
//functia de parcurgere a unui polinom
void parcurge(nod *cap){
nod *q;
if(!cap)cout<<"Polinom vid";
return;
cout<<"Urmeaza polinomul"<<endl;
for(q=cap;q=q->adr)
cout<<"+"<<(*q).coef<<")"<<"X"<<(*q).grad;}
/*****/
//functia care efectueaza produsul a doua polinoame
nod* prod(nod* prim1, nod* prim2)
{nod *p,*q,*r,*cap,*s;
cap=new nod;
cap->grad=1;cap->coef=0;cap->adr=NULL;
s=cap;
for(p=prim1;p=p->adr)
for(q=prim2;q=q->adr)
{r=new nod;r->coef=p->coef*q->coef;
r->grad=p->grad+q->grad;r->adr=NULL;
s->adr=r;s=r;}

```



```

    return cap;}
    /*****/
    /*functia care aduna coeficientii a doua monoame de acelasi grad si
    atribuie valoarea 0 coeficientului unuia din monoamele adunate*/
    void canonic(nod *prim){
        nod *p,*q;
        for (p=prim;p;p=p->adr)
            {q=p->adr;
            while(q) if(p->grad==q->grad)
                {p->coef+=q->coef;q->coef=0;q=q->adr;}}return;}
    /*****/
    /*functia care elimina monoamele ale caror coeficienti au o valoare data*/
    nod *elimina(nod* prim, int info)
    {nod *q,*r;
    if((*prim).coef==info)
        q=(*prim).adr; delete prim; prim=q;
    q=prim;
    while(q->adr)
        if(q->adr->coef==info)
            {r=q->adr; q->adr=r->adr; delete r;}
        else q=q->adr;
    return prim;}
    /*****/
    //functia de concatenare a doua monoame
    nod* concatenare(nod *prim1, nod*prim2)
    nod *q,*r;
    for(q=prim1;q;q=q->adr) r=q;
    r->adr=prim2;
    return prim1;

```

Liste dublu înlănțuite

În continuare vom prezenta un program în cadrul căruia se creează o listă dublu înlănțuită, se parcurge direct și invers și se elimină nodurile ce conțin o informație dată. Structura **nod** va conține trei câmpuri: unul (**inf**) este informația nodului, al doilea (**urm**) este pointerul care indică adresa nodului următor iar al treilea (**ant**) este pointerul care indica adresa nodului anterior.

Vom introduce un nou tip de variabila, numit **lista** constând dintr-o structură formată din două variabile de tip **nod** (cele două noduri reprezentând primul și ultimul element al listei dublu înlanțuite). Funcția **creare** permite crearea unei liste dublu înlanțuite. Funcția **parcure_d**, al cărui argument este primul element al listei, permite parcurgerea directă (plecând de la primul element și ajungând la ultimul) a listei. Funcția **parcure_i** al cărui argument este ultimul nod al listei realizează parcurgerea listei în sens invers. Funcția **elimin_d** ale cărei argumente sunt o variabilă de tip **lista** și o variabilă de tip **int**, parcurge direct lista dublă și elimină nodurile ce conțin argumentul de tip întreg de câte ori le întâlnește. Proprietatea pe care o au listele duble de a putea fi parcurse în ambele sensuri este folosită de funcția **sortin** pentru a sorta prin inserție, după valorile din câmpul **inf**, elementele listei, valoarea întoarsă de funcție fiind lista sortată (mai precis primul și ultimul element al listei sortate).

```
#include<iostream.h>
struct nod{int inf; nod *urm; nod *ant;};
typedef struct{nod *p;nod *u;} lista;
//declararea functiilor utilizate
lista creare(void);
void parcure_i(nod*prim);
void parcure_d(nod*prim);
lista elimin_d(lista list,int info);
nod*sortin(lista list);
/*****/
//functia principala
void main(void)
{int info;
nod *prim;lista list;
list= creare();
parcure_d(list.p);
parcure_i(list.u);
cout<<"Spuneti ce nod se elimina"<<endl;
cout<<"list.p->inf";
cin>>info;
list=elimin_d(list,info);
parcure_d(list.p);
parcure_i(list.u);
prim=sortin(list);
```

```

cout<<"Urmeaza lista sortata"<<endl;
parcure_d(prim);}
/*****/
//functia de creare
lista creare(void)
{nod *prim,*p,*q;int inf;char a; lista val;
prim=new nod;
cout<<" Introduceti prim->inf"<<endl;
cin>>inf;
prim->inf=inf;prim->urm=NULL;prim->ant=NULL;
q=prim;cout<<"Gata?[d/n]"<<endl;
cin>>a;
while (a!='d')
{p=new nod;
cout<<"p->inf"<<endl;
cin>>inf;
p->inf=inf ;p->urm=NULL;p->ant=q;
q->urm=p;
q=p;
cout<<"Gata?[d/n]"<<endl;
cin>>a;}
val.p=prim;
if(!prim->urm) val.u=prim;
else val.u=p;
return val;}
/*****/
//functia de parcurere directa
void parcure_d(nod *prim)
{nod *q;
if(!prim){cout<<"Lista vida";return;}
cout<<"Urmeaza lista directa"<<endl;
for(q=prim;q=q->urm)
cout<<q->inf<<" ";}
/*****/
//functia de parcurere inversa
void parcure_i(nod *ultim)
{nod *q;
if(!ultim){cout<<"Lista vida";return;}

```

```

    cout<<"Urmeaza lista inversa<<endl";
    for(q=ultim;q;q=q->ant)
        cout<<q->inf<<" ";}
/*****/
/*functia de eliminare a nodurilor ce contin o informatie data*/
lista elimin_d(lista list, int info){
    nod *q,*r,*p;
    while(list.p->inf==info)
        if (list.p==list.u) {list.p=NULL;list.u=NULL;return list;}
    else
        {q=list.p->urm;q->ant=NULL; delete list.p; list.p=q;}
    q=list.p;
    while(q->urm)
        {if(q->urm==list.u)
            {if (q->urm->inf==info)
                {r=q->urm;
                list.u=q;q->urm=NULL;delete r;}
            return list;}
        if(q->urm->inf==info)
            {p=q;r=q->urm; q->urm=r->urm;
            q->urm->ant=p; delete r;}
        else q=q->urm;}
    list.u=q;return list;}
/*****/
//functia de sortare prin insertie
nod* sortin(lista list){
    nod*s,*r,*p=list.p,*q;int m;
    if(!list.p) cout<<"Lista vida"<<endl;
    else
        for(q=p->urm;q;q=q->urm)
            {for(s=q->ant;s;s=s->ant)
                {if (!s->ant) break;
                if(q->inf>s->ant->inf) break;}
            if(q->inf<s->inf)
                {m=q->inf;
                for(r=q;!(r==s);r=r->ant)
                    r->inf=r->ant->inf;s->inf=m;}}
    return list.p;}

```

2.3 Stive

Stiva este o listă pentru care singurele operații permise sunt:

- adăugarea unui element în stivă;
- eliminarea, vizitarea sau modificarea ultimului element introdus în stivă.

Stiva funcționează după principiul *ultimul intrat primul ieșit* - *Last In First Out (LIFO)*.

În cazul alocării dinamice (de care ne vom ocupa în cele ce urmează), elementele (nodurile) stivei sunt structuri în componența cărora intră și adresa nodului anterior.

În programul de mai jos dăm funcțiile **push** de adăugare în stivă a unei înregistrări și **pop** de extragere. Cu ajutorul lor construim o stivă folosind funcția **create**.

```
#include<iostream.h>
struct nod{int inf; nod*ant;};
nod*stiva;
/*****/
//functia de adaugare in stiva a unei noi inregistrari
nod*push(nod *stiva, int info)
{nod *r;
r=new nod;
r->inf=info;
if(!stiva)r->ant=NULL;
else r->ant=stiva;
stiva=r;return stiva;}
/*****/
//functia de extragere din stiva a ultimului nod
nod *pop(nod*stiva)
{nod *r;
if(!stiva)
cout<<"Stiva vida " <<endl;
else
{r=stiva;stiva=stiva->ant;delete r;}
return stiva;}
/*****/
/*functia de parcurgere a stivei in ordine inversa (de la ultimul nod intrat
la primul)*/
void parcurge(nod*stiva)
```

```

{nod*r=stiva;
if(!stiva) cout<<"Stiva vida"<<endl;
else {cout<<"Urmeaza stiva"<<endl;
while(r){cout<<r->inf<<" ";r=r->ant;}}
return;}
/*****/
/*functia de creare a stivei prin adaugari si eliminari*/
nod* creare()
{char a;int info;nod*stiva;
cout<<"Primul nod"<<endl;
cout<<"stiva->inf";
cin >>info;
stiva=new nod;
stiva->inf=info;
stiva->ant=NULL;
a='a';
while(!(a=='t')){
cout<<"Urmatoarea operatie[a/e/t]"<<endl;
/* t=termina; a=adauga nod; e=elimina nod;*/
cin>>a;
switch(a)
{case 't': break;
case 'a':cout<<"Stiva->inf"<<endl;
cin>>info;
stiva=push(stiva,info);break;
default:stiva=pop(stiva);break;}}
return stiva;}
/*****/
//functia principala
void main()
{stiva=creare();
parcurge(stiva);}

```

2.4 Liste de tip "coadă"

O *coadă* este o listă pentru care toate inserările sunt făcute la unul din capete iar toate ștergerile (consultările, modificările) sunt efectuate la celălalt capăt.

Coadă funcționează pe principiul *primul intrat primul iese* - *First In First Out (FIFO)*.

În cazul alocării dinamice, elementele (nodurile) cozii sunt structuri în componența cărora intră și adresa nodului următor.

În programul de mai jos dăm funcțiile **pune** de adăugare în coadă a unei înregistrări și **scoate** de extragere. Cu ajutorul lor construim o coadă folosind funcția **create**. Vom reprezenta coada printr-o structură **coada** care conține primul și ultimul nod al cozii.

```
#include<iostream.h>
//urmeaza structura de tip nod
struct nod{int inf;nod*urm;};
//urmeaza structura de tip coada
typedef struct{nod *p;nod *u;} coada;
coada c;
/*****/
//functia de adaugare in coada
coada pune(coada c,int n)
{nod *r;
r=new nod;r->inf=n;r->urm=NULL;
if(!c.p)
{c.p=r;c.u=r;}
else{c.u->urm=r;c.u=r;} return c;}
/*****/
//functia de extragere din coada
coada scoate(coada c)
{nod *r;
if(!c.p) cout<<"Coadă vidă"<<endl;
else
{cout <<"Am scos " <<c.p->inf<<endl;
r=c.p;c.p=c.p->urm;delete r;return c;}
/*****/
//functia de listare (parcurgere) a cozii
void parcurge(coada c)
{nod *r=c.p;
cout<<"Urmează coada"<<endl;
while(r)
{cout<<r->inf<<" ";
r=r->urm;}
```

```

cout <<endl;}
/*****/
//functia de creare a cozii
coada creare()
{char a;int info;coada c;
cout<<"Primul nod"<<endl;
cout<<"c.p->inf"<<endl;
cin >>info;
c.p=new nod;
c.p->inf=info;
c.p->urm=NULL;
c.u=c.p;
a='a';
while((a=='s')+(a=='a')){
cout<<"Urmatoarea operatie";
cout<<"[a=pune nod/s=scoate/t=termina]"<<endl;
cin>>a;
switch(a)
{case 's': c=scoate(c);break;
case 'a':cout<<"c.p->inf"<<endl;cin>>info;
c=pune(c,info);break;
default:break;}}
return c;}
/*****/
//functia principala
void main()
{c=creare();
parcurge(c);}

```

2.5 Grafuri

Un *graf orientat* G este o pereche (V, E) unde V este o mulțime finită iar E este o relație binară pe V . Mulțimea V se numește mulțimea *vârfurilor* iar mulțimea E se numește mulțimea *arcelor* lui G ($(u, v) \in E, u \in V, v \in V$).

Într-un *graf neorientat* $G = (V, E)$ mulțimea muchiilor este constituită din perechi de vârfuri neordonate ($\{u, v\} \in E, u \in V, v \in V$). Dacă (u, v) este un arc dintr-un graf orientat $G = (V, E)$ spunem că (u, v) este *incident din*

sau *pleacă din* vârful u și este *incident în* sau *intră în* vârful v . Despre (u, v) sau $\{u, v\}$ spunem că sunt incidente vârfurilor u și v . Dacă (u, v) sau $\{u, v\}$ reprezintă un arc (muchie) într-un graf spunem că vârful v este *adiacent* vârfului u . (Pentru simplitate folosim notația (u, v) și pentru muchiile grafurilor neorientate.)

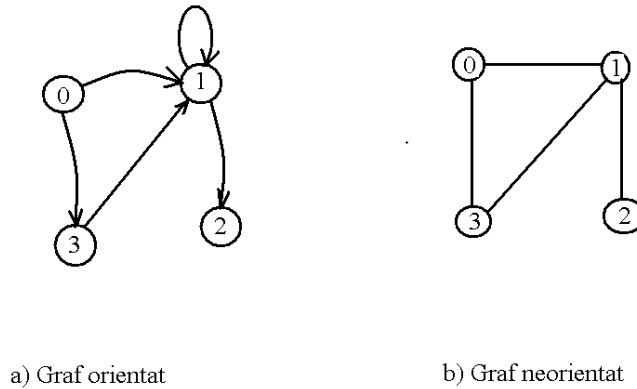


Figura 2.2: Exemple de grafuri

În figura (2.2) prezentăm un graf orientat și un graf neorientat. Adiacența grafurilor se pune în evidență cu ajutorul unei *matrice de adiacență*. De exemplu matricea de adiacență a grafului orientat din figură este

	0	1	2	3
0	0	1	0	1
1	0	1	1	0
2	0	0	0	0
3	0	1	0	0

0, 1, 2, 3 sunt etichetele vârfurilor grafului considerat. Dacă $(u, v) \in \{0, 1, 2, 3\} \times \{0, 1, 2, 3\}$ este un arc al grafului punem valoarea 1 pentru elementul aflat pe linia u și coloana v a matricei. În caz contrar punem 0.

Matricea de adiacență a grafului neorientat este

	0	1	2	3
0	0	1	0	1
1	1	0	1	1
2	0	1	0	0
3	1	1	0	0

Dacă $\{u, v\}$ este o muchie a grafului punem valoarea 1 pentru elementul aflat pe linia u și coloana v a matricei. În caz contrar punem 0. Observăm că matricea de adiacență a unui graf neorientat este simetrică.

Gradul unui vârf al unui graf neorientat este numărul muchiilor incidente acestuia. Într-un graf orientat, *gradul exterior* al unui vârf este numărul arcelor care pleacă din el iar *gradul interior* al unui vârf este numărul arcelor ce intră în el. Suma gradului exterior și a gradului interior este *gradul* vârfului.

Un *drum de lungime k* de la un vârf u la un vârf u' într-un graf $G = (V, E)$ este un șir de vârfuri $(v_0, v_1, v_2, \dots, v_{k-1}, v_k)$ astfel încât $u = v_0, u' = v_k$ și $(v_{i-1}, v_i) \in E$ pentru $i = 1, 2, \dots, k$. Drumul *conține* vârfurile $v_0, v_1, \dots, v_{k-1}, v_k$ și muchiile(arcele) $(v_0, v_1), (v_1, v_2), \dots, (v_{k-1}, v_k)$.

Lungimea unui drum este numărul de muchii (arce) din acel drum. Un drum este *elementar* dacă toate vârfurile din el sunt distincte.

Prezentăm în continuare un program scris în C care stabilește, pe baza matricei de adiacență dacă între două vârfuri ale grafului există un drum. Ideea pe care se bazează programul este următoarea: dacă între două vârfuri i și j există un drum, atunci oricare ar fi vârful k , între i și k există un drum dacă și numai dacă (i, k) este arc al grafului sau între j și k există un drum. În final programul afișează o matrice în care elementul de pe linia i și coloana j ia valoarea 1 dacă există un drum de la i la j și valoarea 0 dacă nu există.

Urmează programul:

```
# include <stdio.h>
# define maxcol 20
# define maxlin 20
unsigned char i,j,k,n,x[maxcol][maxlin],y[maxcol][maxlin];
void main(void)
{printf("Dimensiunea matricii n=");scanf("%d",&n);
for(i=0;i<n;i++)
for(j=0;j<n;j++)
```

```

{printf(" x[%d][%d]=",i,j);
scanf("%d",&x[i][j]);y[i][j]=x[i][j];}
j=0;while(j<n)
{
i=0;
while(i<n)
{if(y[i][j]!=0)
{k=0;
while(k<n)
{y[i][k]=y[i][k]||y[j][k];k++;};};
i++;};
j++;};
for(i=0;i<n;i++)
for(j=0;j<n;j++)
printf("y[%d][%d]=%d ",i,j,y[i][j]);}

```

Pentru graful orientat din figura (2.2) se obține matricea

	0	1	2	3
0	0	1	1	1
1	0	1	1	0
2	0	0	0	0
3	0	1	1	0

În cazul grafurilor neorientate, dacă $x_1 = x_r$ și nici-o muchie nu este parcursă de două ori (adică nu apar perechi de muchii alăturate de forma $(x_i x_{i+1})$, (x_{i+1}, x_i) , drumul $(x_1, x_2, \dots, x_r = x_1)$ se numește *ciclu*. Dacă muchiile ciclului sunt arce orientate avem un ciclu într-un graf orientat.

Un graf neorientat este *conex* dacă pentru fiecare două vârfuri u, v există un drum (u, \dots, v) de la u la v . Dacă un graf nu este conex, atunci el are $r \geq 2$ componente conexe care sunt subgrafuri conexe maximale ale lui G în raport cu relația de incluziune a mulțimilor. Numărul de vârfuri $|V(G)|$ al unui graf se numește *ordinul* grafului iar numărul muchiilor $|E(G)|$ reprezintă *mărimea* grafului.

Un graf (neorientat) conex care nu conține cicluri se numește *arbore*. Dăm în continuare câteva teoreme de caracterizare a arborilor:

Teorema 2. *Fie $G = (V, E)$ un graf neorientat de ordin $n \geq 3$. Următoarele condiții sunt echivalente:*

a) G este un graf conex fără cicluri;

b) G este un graf fără cicluri maximal (dacă i se adaugă lui G o muchie, atunci apare un ciclu);

c) G este un graf conex minimal (dacă se șterge o muchie a lui G , graful rezultat nu mai este conex).

Demonstrație. a) \Rightarrow b). Fie G conex și fără cicluri. Fie u, v din V astfel că $(u, v) \in E$. Cum graful este conex, există un drum (v, \dots, u) de la v la u . Adăugând și muchia (u, v) , graful $G' = (V, E \cup (u, v))$ va conține ciclul (v, \dots, u, v) .

b) \Rightarrow c). Dacă G nu ar fi conex, în virtutea proprietății de maximalitate, adăugând o nouă muchie ce unește două vârfuri din două componente conexe diferite nu obținem un ciclu, ceea ce contrazice b). Așadar G este conex. Să presupunem mai departe prin absurd că $e \in E$ și $G'' = (V, E - \{e\})$ este conex. Atunci există un drum ce unește extremitățile lui e în G , deci G conține un ciclu, ceea ce contrazice din nou b).

c) \Rightarrow a). Dacă G ar conține un ciclu și e ar fi o muchie a acestui ciclu, atunci $G'' = (V, E - \{e\})$ rămâne conex, ceea ce contrazice c).

Teorema 3. Orice arbore $G = (V, E)$ de ordinul n , are $n - 1$ muchii.

Demonstrație. Mai întâi vom demonstra că G conține cel puțin un vârf de gradul 1 (vârfuri terminale, frunze). Să presupunem prin absurd că gradul $d(v) \geq 2$ pentru orice $v \in V$. În acest caz să considerăm în G un drum D de lungime maximă și să notăm cu x o extremitate a acestui drum. Cu presupunerea făcută, vârful x ar avea gradul cel puțin 2, deci în virtutea maximalității lui D trebuie să fie adiacent cel puțin altui vârf din D , formându-se astfel un ciclu în G . Apare o contradicție.

Acum proprietatea că G are $n - 1$ muchii rezultă ușor prin inducție. Ea este adevărată pentru $n = 1$. Presupunem că este adevărată pentru toți arborii de ordin cel mult $n - 1$ și fie G un arbore de ordin n . Dacă x este un nod terminal al lui G , atunci G' cu $V(G') = V - \{x\}$ este și el un arbore de ordinul $n - 1$ și conform ipotezei de inducție va avea $n - 2$ muchii. Rezultă că G are $n - 1$ muchii.

Teorema 4. Fie G un graf de ordinul $n \geq 3$. Următoarele condiții sunt echivalente:

a) G este un graf conex fără cicluri;

d) G este un graf fără cicluri cu $n - 1$ muchii;

e) G este conex și are $n - 1$ muchii;

f) Există un unic drum între orice două vârfuri distincte ale lui G .

Demonstrație. a) \Rightarrow d). Avem a) \Rightarrow (b și teorema 2) \Rightarrow d).

$d) \Rightarrow a)$. Presupunem prin absurd că G nu este conex. Adăugând un număr de muchii care să unească elemente din diverse componente conexe ale grafului putem obține un graf conex fără cicluri cu ordinul mai mare ca $n - 1$. Se ajunge la o contradicție (în virtutea teoremei 2), deci G este conex.

$a) \Rightarrow e)$. Avem $a) \Rightarrow (c \text{ și teorema 2}) \Rightarrow e)$.

$e) \Rightarrow a)$. Presupunem prin absurd că G are cicluri. Extrăgând în mod convenabil unele muchii, se ajunge astfel la un graf conex fără cicluri, de ordin n cu mai puțin de $n - 1$ muchii. Se obține astfel o contradicție în virtutea teoremei 3.

$a) \Leftrightarrow f)$. Rezultă imediat în virtutea definițiilor.

Din teoremele 2 și 4 obținem șase caracterizări diferite ale arborilor :
 $(a) - (f)$.

2.6 Arbori binari

Ne vom ocupa în continuare de studiul *arborilor binari* deoarece aceștia constituie una din cele mai importante structuri neliniare întâlnite în teoria algoritmilor. În general, structura de arbore se referă la o relație de ramnificare la nivelul nodurilor, asemănătoare aceleia din cazul arborilor din natură. În cele ce urmează vom introduce într-o altă manieră noțiunea de arbore.

Arborii sunt constituiți din *noduri interne* (puncte de ramnificare) și *noduri terminale (frunze)*. Fie $V = \{v_1, v_2, \dots\}$ o mulțime de noduri interne și $B = \{b_1, b_2, \dots\}$ o mulțime de frunze. Definim inductiv mulțimea arborilor peste V și B :

Definiție.

a) Orice element $b_i \in B$ este un arbore. b_i este de asemenea rădăcina unui arbore.

b) Dacă $T_1, \dots, T_m, m \geq 1$ sunt arbori cu mulțimile de noduri interne și frunze disjuncte două câte două iar $v \in V$ este un nou nod, atunci $(m + 1)$ -tuplul $T = \langle v, T_1, \dots, T_m \rangle$ este un arbore. Nodul v este rădăcina arborelui, $\rho(v) = m$ este gradul arborelui iar $T_i, i = 1, \dots, m$ sunt subarbori ai lui T .

Când reprezentăm grafic un arbore rădăcina este deasupra iar frunzele sunt dedesupt (figura (2.3)).

Vom preciza termenii folosiți atunci când ne referim în general la arbori. Fie T un arbore cu rădăcina v și având subarborii $T_i, 1 \leq i \leq m$. Fie $w_i = \text{root}(T_i)$ rădăcina subarborului T_i . Atunci w_i este *fiul* numărul i al lui v iar v este *tatăl* lui w_i . De asemenea w_i este fratele lui $w_j, i, j = 1, \dots, m$. Noțiunea

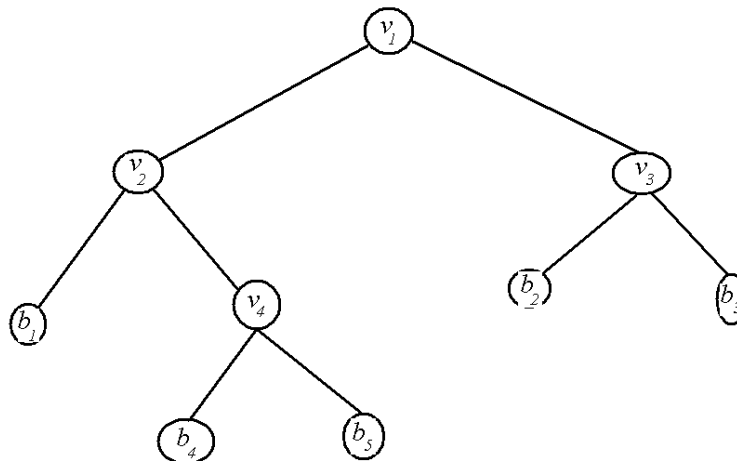


Figura 2.3: Exemplu de arbore binar

de *descendent* (*ascendent*) indică închiderea tranzitivă și reflexivă a relației de fiu (tată).

Nivelul (sau *adâncimea*) unui nod v al unui arbore T este definit astfel: dacă v este rădăcina lui T atunci $nivel(v, T) = 0$. Dacă v nu este rădăcina lui T atunci pentru un anumit i , v aparține subarborelui T_i . Vom pune $nivel(v, T) = 1 + nivel(v, T_i)$. Vom omite al doilea argument din sumă când contextul o va cere ($T_i = \emptyset$).

Înălțimea $h(T)$ a unui arbore T este definită după cum urmează: $h(T) = \max \{nivel(b, T); b \text{ este frunza lui } T\}$. În exemplul din figură $nivel(v_3) = 1$, $nivel(v_4) = 2$, $nivel(b_5) = 3$ și $h(T) = 3$.

Un arbore T este un *arbore binar* dacă toate nodurile interne ale lui T sunt rădăcini ale unor subarbori de gradul 1 sau 2. Un arbore T este *complet* dacă toate nodurile interne ale sale sunt rădăcini ale unor subarbori de gradul 2. Arborele binar din figură este un arbore complet. Un arbore complet binar cu n noduri interne are $n + 1$ frunze. Primul respectiv al doilea subarbore este numit *subarborele stâng* respectiv *drept*

2.6.1 Parcurgerea arborilor binari

În cazul arborilor binari, informațiile pot fi stocate în frunze sau în nodurile

interne. Fiecare nod al arborelui binar este o structură care conține alături de informația specifică și adresele nodurilor fiu stâng respectiv drept (figura (2.4)).

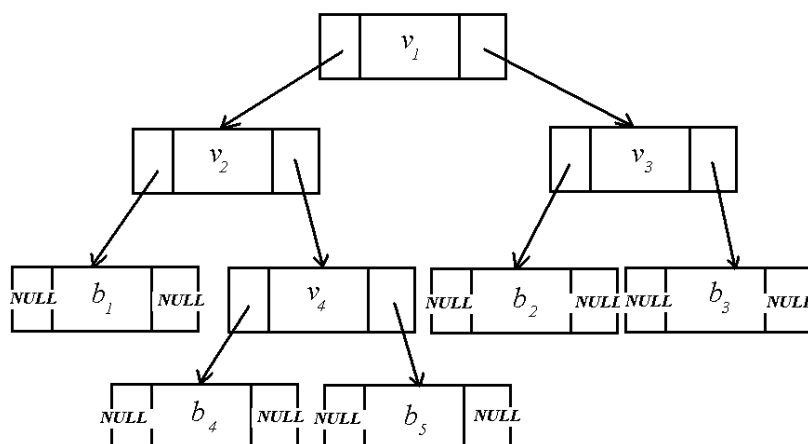


Figura 2.4: Exemplu de arbore binar cu precizarea legaturilor

Pentru a accesa informațiile păstrate de un arbore, trebuie să-l explorăm (parcurgem). Cum orice arbore binar are trei componente (o rădăcină, un subarbore stâng și un subarbore drept), în mod natural apar trei metode de parcurgere a arborelui:

- Parcurgere în **preordine (rsd)**: se vizitează rădăcina, se parcurge subarborele stâng, se parcurge sub arborele drept.
- Parcurgere în **postordine (sdr)**: se parcurge subarborele stâng, se parcurge subarborele drept, se vizitează rădăcina.
- Parcurgere **simetrică** sau în **inordine(srd)**: se parcurge subarborele stâng, se vizitează rădăcina, se parcurge subarborele drept. Aplicând aceste definiții arborelui din figură obținem $v_1v_2b_1v_4b_4b_5v_3b_2b_3$, pentru parcurgerea în preordine, $b_1b_4b_5v_4v_2b_2b_3v_3v_1$ pentru parcurgerea în postordine iar pentru parcurgerea în inordine $b_1v_2b_4v_4b_5v_1b_2v_3b_3$.

Vom prezenta în cele ce urmează un program $C++$ cu funcțiile de creare, parcurgere și stergere a unui arbore. Pentru utilizarea nodurilor unui arbore binar a fost definită o structură cu următoarele câmpuri: **info** - câmpul

informație, în acest program de tip întreg, **st** - adresa nodului descendent stâng, **dr** - adresa nodului descendent drept. Programul realizează prelucrarea arborelui prin următoarele funcții:

- a) Funcția **create** pentru crearea arborelui efectuează operațiile:
- alocă memoria necesară unui nod;
 - citește informația nodului și afișează mesaje de invitație pentru crearea nodurilor descendente (stâng și drept);
 - dacă informația introdusă este un număr întreg diferit de 0, se apelează recursiv funcția pentru crearea subarborelui stâng stocându-se adresa de legătură pentru accesul la descendenți. Urmează apoi apelul recursiv pentru crearea subarborelui drept;
 - dacă informația introdusă este 0, atunci nodului i se atribuie valoarea *NULL*.

Funcția întoarce adresa nodului creat.

- b) Funcția **rsd** pentru parcurgerea în preordine efectuează operațiile:
- prelucrează (afișează) rădăcina;
 - trece la descendentul stâng apelându-se recursiv pentru parcurgerea subarborelui stâng;
 - trece la descendentul drept apelându-se recursiv pentru parcurgerea subarborelui drept.
- c) Funcția **srd** pentru parcurgerea în inordine efectuează operațiile:
- trece la descendentul stâng apelându-se recursiv pentru parcurgerea subarborelui stâng;
 - prelucrează (afișează) rădăcina;
 - trece la descendentul drept apelându-se recursiv pentru parcurgerea subarborelui drept.

- d) Funcția **sdr** pentru parcurgerea în postordine efectuează operațiile:
- trece la descendentul stâng apelându-se recursiv pentru parcurgerea subarborelui stâng;
 - trece la descendentul drept apelându-se recursiv pentru parcurgerea subarborelui drept;
 - prelucrează (afișează) rădăcina.

- e) Funcția **sterge** pentru ștergerea arborelui efectuează operațiile:
- se șterge subarboarele stâng: se apelează recursiv ștergerea pentru descendentul stâng;
 - se șterge subarboarele drept: se apelează recursiv ștergerea pentru descendentul drept;
 - se șterge nodul curent;

Urmează programul.

```
#include <iostream.h>
typedef struct nod {int info; struct nod *st; struct nod *dr;}arbore;
arbore *rad; int n;
// Se declara functiile
/*****/
arbore *creare();
void srd(arbore *rad);
void rsd(arbore *rad);
void sdr(arbore *rad);
void sterge(arbore *rad);
/*****/
// Functia principala
void main() {
cout<<"Radacina=";
rad=creare();
cout<<"Urmeaza arborele parcurs in inordine"<<endl;
srd(rad);
cout<<"Urmeaza arborele parcurs in preordine"<<endl;
rsd(rad);
cout<<"Urmeaza arborele parcurs in postordine"<<endl;
sdr(rad);
sterge(rad);}
/*****/
// Functia de creare a arborelui
arbore *creare( )
{arbore *p; cin>>n;
if (n!=0)
{p=new arbore;
p->info=n;cout<<p->info<<"->st ";p->st=creare( );
cout<<p->info<<"->dr ";p->dr=creare( );return p;}
else
p=NULL;return p;}
/*****/
// Functia de parcurgere in inordine
void srd(arbore *rad)
{if (rad!=NULL)
{srd(rad->st);
```

```

cout<<rad->info<<" ";
srd(rad->dr);}}
/*****/
// Functia de parcurgere in postordine
void sdr(arbore *rad)
{if (rad!=NULL)
{sdr(rad->st);
sdr(rad->dr);cout<<rad->info<<" ";}}
/*****/
// Functia de parcurgere in preordine
void rsd(arbore *rad)
{if(rad!=NULL)
{cout<<rad->info<<" ";
rsd(rad->st);
rsd(rad->dr);}}
/*****/
// Functia de stergere
void sterge(arbore *rad)
{ if (rad!=NULL){sterge(rad->st);sterge(rad->dr);
cout<<"S-a sters"<<rad->info<<endl;
delete rad;}};

```

Vom prezenta mai departe o variantă nerecursivă de traversare a unui arbore în inordine folosind o stivă auxiliară **a**. Schematic, algoritmul se prezintă astfel:

```

p=radacina; a=NULL;
do {
while(p) { a←p /*pune nodul p al arborelui in stiva*/;
p=p->st;}
if(!a) break;
else p←a/*scoate p din stiva*/;
viziteaza p; p=p->adr;
} while(p||a);

```

Ideea algoritmului este sa salvăm nodul curent **p** în stivă și apoi să traversăm subarborele stâng; după aceea scoatem nodul **p** din stivă, îl vizităm și apoi traversăm subarborele drept.

Să demonstrăm că acest algoritm parcurge un arbore binar de n noduri în ordine simetrică folosind inducția după n . Pentru aceasta vom demonstra

următorul rezultat: după o intrare în ciclul **do**, cu p_0 rădăcina unui subarbore cu n noduri și stiva **a** conținând nodurile $a[1], \dots, a[m]$, procedura va traversa subarboarele în chestiune în ordine simetrică iar după parcurgerea lui stiva va avea în final aceleași noduri $a[1], \dots, a[m]$. Afirmatia este evidentă pentru $n = 0$. Dacă $n > 0$, fie $p = p_0$ nodul arborelui binar la intrarea în setul de instrucțiuni al ciclului **do**. Punând p_0 în stivă, aceasta devine $a[1], \dots, a[m], p_0$ iar noua valoare a lui **p** este $p = p_0 \rightarrow st$. Acum subarboarele stâng are mai puțin de n noduri și conform ipotezei de inducție subarboarele stâng va fi traversat în inordine, după parcurgere stiva fiind $a[1], \dots, a[m], p_0$. Se scoate p_0 din stivă (aceasta devenind $a[1], \dots, a[m]$), se vizitează $p = p_0$ și se atribuie o nouă valoare lui **p** adică $p = p_0 \rightarrow dr$. Acum subarboarele drept are mai puțin de n noduri și conform ipotezei de inducție se va traversa arborele drept având în final în stivă nodurile $a[1], \dots, a[m]$.

Aplicând propoziția de mai sus, se intră în ciclul **do** cu rădăcina arborelui și stiva vidă, și se iese din ciclu cu arborele traversat și stiva vidă.

Urmează programul.

```
#include <iostream.h>
typedef struct nod {int inf; nod *st; nod *dr;}arbore;
arbore *rad;int n;
typedef struct nods{arbore *inf; nods*ant;}stiva;
typedef struct{ arbore *arb; stiva *stiv;} arbstiv;
/******/
//Functia de punere in stiva
stiva *push(stiva*a, arbore *info)
{stiva *r;
r=new stiva;
r->inf=info;
if(!a)r->ant=NULL;
else r->ant=a;
a=r;return a;}
/******/
//Functia de scoatere din stiva si de vizitare a nodului
arbstiv pop(stiva *a)
{arbstiv q;stiva *r;
if(!a)
cout<<"Stiva vida "<<endl;
else
{q.arb=a->inf;r=a;
```

```

    cout<<(a->inf)->inf<<" ";
    a=a->ant;delete r;q.stiv=a;}
    return q;}
    /*****/
    //Functia de creare a arborelui
    arbore *creare()
    {arbore *p; ;cin>>n;
    if (n!=0)
    {p=new arbore;
    p->inf=n;cout<<p->inf<<"->st ";p->st=creare( );
    cout<<p->inf<<"->dr ";p->dr=creare( );return p;}
    else
    p=NULL;return p;}
    /*****/
    //Functia principala care realizeaza traversarea in inordine
    void main()
    {stiva *a; arbore *p;arbstiv q;
    cout<<"Radacina"<<endl;
    p=creare();
    a=NULL;
    do{
    while (p) {a=push(a,p);p=p->st;}
    if (!a) break;
    else {q=pop(a);p=q.arb;a=q.stiv;}
    p=p->dr;}
    while(p||a);}

```

2.7 Algoritmul lui Huffman

Algoritmul de codificare (compresie, compactare) *Huffman* poartă numele inventatorului său, David Huffman, profesor la MIT. Acest algoritm este ideal pentru compresarea (compactarea, arhivarea) textelor și este utilizat în multe programe de compresie.

2.7.1 Presentare preliminară

Algoritmul lui Huffman aparține familiei de algoritmi ce realizează **codificări cu lungime variabilă**. Aceasta înseamnă că simbolurile individuale (ca de exemplu caracterele într-un text) sunt înlocuite de secvențe de biți (**cuvinte de cod**) care pot avea lungimi diferite. Astfel, simbolurilor care se întâlnesc de mai multe ori în text (fișier) li se atribuie o secvență mai scurtă de biți în timp ce altor simboluri care se întâlnesc mai rar li se atribuie o secvență mai mare. Pentru a ilustra principiul, să presupunem că vrem să compactăm următoarea secvență :*AEEEEBEDECDD*. Cum avem 13 caractere (simboluri), acestea vor ocupa în memorie $13 \times 8 = 104$ biți. Cu algoritmul lui Huffman, fișierul este examinat pentru a vedea care simboluri apar cel mai frecvent (în cazul nostru *E* apare de șapte ori, *D* apare de trei ori iar *A*, *B* și *C* apar câte o dată). Apoi se construiește (vom vedea în cele ce urmează cum) un arbore care înlocuiește simbolurile cu secvențe (mai scurte) de biți. Pentru secvența propusă, algoritmul va utiliza substituțiile (**cuvintele de cod**) $A = 111$, $B = 1101$, $C = 1100$, $D = 10$, $E = 0$ iar secvența compactată (codificată) obținută prin concatenare va fi 111000011010010011001010. Aceasta înseamnă că s-au utilizat 24 biți în loc de 104, raportul de compresie fiind $24/104 \approx 1/4$. Algoritmul de compresie al lui Huffman este utilizat în programe de compresie ca **pkZIP**, **lha**, **gz**, **zoo**, **arj**.

2.7.2 Coduri prefix. Arbore de codificare

Vom considera în continuare doar codificările în care nici-un cuvânt nu este prefixul altui cuvânt. Aceste codificări se numesc **codificări prefix**. Codificarea prefix este utilă deoarece simplifică atât codificarea (deci compactarea) cât și decodificarea. Pentru orice codificare binară a caracterelor; se concatenează cuvintele de cod reprezentând fiecare caracter al fișierului ca în exemplul din subsecțiunea precedentă.

Decodificarea este de asemenea simplă pentru codurile prefix. Cum nici un cuvânt de cod nu este prefixul altuia, începutul oricărui fișier codificat nu este ambiguu. Putem să identificăm cuvântul de cod de la început, să îl convertim în caracterul original, să-l îndepărtăm din fișierul codificat și să repetăm procesul pentru fișierul codificat rămas. În cazul exemplului prezentat mai înainte șirul se desparte în

$$111 - 0 - 0 - 0 - 0 - 1101 - 0 - 0 - 10 - 0 - 1100 - 10 - 10,$$

secvență care se decodifică în *AEEEEBEDECDD*. Procesul de decodificare necesită o reprezentare convenabilă a codificării prefix astfel încât cuvântul inițial de cod să poată fi ușor identificat. O astfel de reprezentare poate fi dată de un **arbore binar de codificare**, care este un arbore complet (adică un arbore în care fiecare nod are 0 sau 2 fii), ale cărui frunze sunt caracterele date. Interpretăm un cuvânt de cod binar ca fiind o secvență de biți obținută etichetând cu 0 sau 1 muchiile drumului de la rădăcină până la frunza ce conține caracterul respectiv: cu 0 se etichetează muchia ce unește un nod cu fiul stâng iar cu 1 se etichetează muchia ce unește un nod cu fiul drept. În figura (2.5) este prezentat arborele de codificare al lui Huffman corespunzător exemplului nostru. Notând cu \mathcal{C} alfabetul din care fac parte simbolurile (caracterele), un arbore de codificare are exact $|\mathcal{C}|$ frunze, una pentru fiecare literă (simbol) din alfabet și așa cum se știe din teoria grafurilor, exact $|\mathcal{C}| - 1$ noduri interne (notăm cu $|\mathcal{C}|$, cardinalul mulțimii \mathcal{C}).

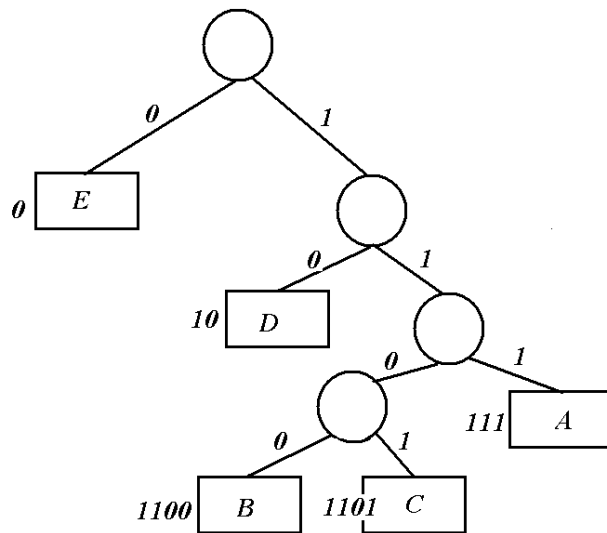


Figura 2.5: Exemplu de arbore Huffman

Dându-se un arbore T , corespunzător unei codificări prefix, este foarte simplu să calculăm numărul de biți necesari pentru a codifica un fișier.

Pentru fiecare simbol $c \in \mathcal{C}$, fie $f(c)$ frecvența (numărul de apariții) lui c în fișier și să notăm cu $d_T(c)$ adâncimea frunzei în arbore. Numărul de biți necesar pentru a codifica fișierul este numit **costul arborelui T** și se

calculează cu formula

$$COST(T) = \sum_{c \in \mathcal{C}} f(c) d_T(c).$$

2.7.3 Construcția codificării prefix a lui Huffman

Huffman a inventat un algoritm greedy care construiește o codificare prefix optimă numită **codul Huffman**. Algoritmul construiește arborele corespunzător codificării optime (numit **arborele lui Huffman**) pornind *de jos în sus*. Se începe cu o mulțime de $|\mathcal{C}|$ frunze și se realizează o secvență de $|\mathcal{C}| - 1$ operații de *fuzionări* pentru a crea arborele final. În algoritmul scris în pseudocod care urmează, vom presupune că \mathcal{C} este o mulțime de n caractere și fiecare caracter $c \in \mathcal{C}$ are frecvența $f(c)$. Asimilăm \mathcal{C} cu o *pădure* constituită din arbori formați dintr-o singură frunză. Vom folosi o stivă \mathcal{S} formată din noduri cu mai multe câmpuri; un câmp pastrează ca informație pe $f(c)$, alt câmp păstrează rădăcina c iar un câmp suplimentar păstrează adresa nodului anterior (care indică un nod ce are ca informație pe $f(c')$ cu proprietatea că $f(c) \leq f(c')$). Extragem din stivă vârful și nodul anterior (adică obiectele cu frecvența cea mai redusă) pentru a le face să fuzioneze. Rezultatul fuzionării celor două noduri este un nou nod care în câmpul informației are $f(c) + f(c')$ adică suma frecvențelor celor două obiecte care au fuzionat. De asemenea în al doilea câmp apare rădăcina unui arbore nou format ce are ca subarbore stâng, respectiv drept, arborii de rădăcini c și c' . Acest nou nod este introdus în stivă dar nu pe poziția vârfului ci pe poziția corespunzătoare frecvenței sale. Se repetă operația până când în stivă rămâne un singur element. Acesta va avea în câmpul rădăcinilor chiar rădăcina arborelui Huffman.

Urmează programul în pseudocod. Ținând cont de descrierea de mai sus a algoritmului numele instrucțiunilor programului sunt suficient de sugestive.

```

n ← |C|
S ← C
cat timp (S are mai mult decât un nod)
{ z ← ALOCA-NOD( )
  x ← stanga[z] ← EXTRAGE-MIN(S)
  y ← dreapta[z] ← EXTRAGE-MIN(S)
  f(z) ← f(x) + f(y)
  INSEREAZA(S, z) }
returnează EXTRAGE-MIN(S).
```

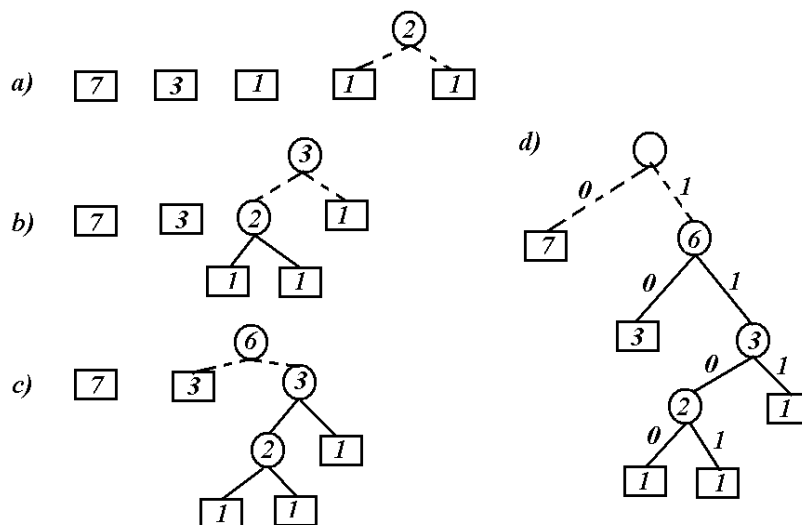


Figura 2.6: Construirea arborelui Huffman

În cazul exemplului deja considerat, avem $f(E) = 7$, $f(D) = 3$, $f(A) = f(B) = f(C) = 1$. Putem, pentru comoditate să etichetăm frunzele nu cu simbolurile corespunzătoare, ci cu frecvențele lor. În figura (2.6) prezentăm arborii aflați în nodurile stivei, după fiecare repetare a instrucțiunilor din ciclul **while**. Se pleacă cu o pădure de frunze, ordonată descrescător după frecvențele simbolurilor și se ajunge la arborele de codificare.

Prezentăm mai jos și programul în *C++* pentru algoritmul Huffman de codificare prefixată.

```
#include<iostream.h>
#include<string.h>
typedef struct nod{char *symb; nod*st;nod*dr;} arbore;
typedef struct nods{ arbore*rad; nods*ant;int freqv;} stiva;
/*****/
/*Functia de punere a unui nou nod in stiva ordonata dupa frecventa*/
stiva *push(stiva*varf, arbore *a, int f)
{stiva *v,*p,*q;
v=new stiva; v->rad=a;v->freqv=f;v->ant=NULL;
if(!varf)
{varf=v; return varf;}
for(p=varf,q=NULL;(p!=NULL)* (p->freqv<f;q=p,p=p->ant
```



```

v->ant=p;
if(q!=NULL) q->ant=v;
else {varf=v;}
return varf;}
/*****/
//Functia de stergere a varfului stivei
void pop(stiva *
{stiva*r;
r=varf;
varf=varf->ant;
delete r;
return;}
/*****/
//Functia de fuzionare a doi arbori
arbore*fuziune(arbore *p, arbore*q)
{arbore*r;
r=new arbore;
r->symb='\0';
r->dr=p;r->st=q;
return r;}
/*****/
//Functia de parcurgere in preordine a arborelui lui Huffman
//si de codificare a frunzelor
void rsd(arbore*rad, char*shot)
{char frunza[60];
for (int i=0;i<60;i++)
frunza[i]='\0';
if (rad==NULL)return;
if(rad->symb!=NULL)
cout<<rad->symb<<": " <<shot<<endl;
if(shot!=NULL)
strcpy(frunza,shot);
strcat(frunza,"0");
rsd(rad->st,frunza);
if(shot!=NULL)
strcpy(frunza,shot);
strcat(frunza,"1");
rsd(rad->dr,frunza);}

```

```

/*****/
//Functia de creare a unui arbore constand dintr-o singura
//frunza (radacina) care contine simbolul ce trebuie codificat
arbore *frunza(char *simb)
{arbore*r;r=new arbore;
r->symb=simb;r->st=NULL;r->dr=NULL; return r;}
/*****/
//Functia de parcurgere a stivei
void parcurge(stiva*s)
{stiva*rr;rr=s;
if(!rr) cout<<"Stiva vida"<<endl;
else {cout<<"Urmeaza stiva"<<endl;
while(rr){
cout<<(rr->rad)->symb<<" ";
rr=rr->ant;}}
cout<<endl;return;}
/*****/
//Functia principala
void main()
{arbore *r1,*r2;int f1,f2; stiva *vf;
vf=new stiva; vf=NULL;
vf=push(vf,frunza("D"),3);
vf=push(vf,frunza("A"),1);
vf=push(vf,frunza("B"),1);
vf=push(vf,frunza("C"),1);
vf=push(vf,frunza("E"),7);
parcurge(vf);
cout<<endl;
do
{r1=vf->rad;f1=vf->frecv;pop(vf);
r2=vf->rad;f2=vf->frecv;pop(vf);
vf=push(vf,fuziune(r1,r2),f1+f2);
} while(vf->ant);
cout<<"Urmeaza codificarea"<<endl;
rsd(vf->rad->st,"0");
rsd(vf->rad->dr,"1");}

```

2.7.4 Optimalitatea algoritmului Huffman

Definiție. Un arbore de codificare T pentru alfabetul \mathcal{C} este *optim* dacă pentru orice alt arbore de codificare T' al aceluiași alfabet avem

$$COST(T) = \sum_{c \in \mathcal{C}} f(c) d_T(c) \leq COST(T') = \sum_{c \in \mathcal{C}} f(c) d_{T'}(c).$$

Vom demonstra în cele ce urmează că algoritmul Huffman construiește un arbore de codificare optim.

Lema 1. *Fie T un arbore de codificare optim pentru alfabetul \mathcal{C} . Dacă $f(c) < f(c')$ atunci $d_T(c) \geq d_T(c')$.*

Demonstrație. Să presupunem prin absurd că avem $f(c) < f(c')$ și $d_T(c) < d_T(c')$. Schimbând între ele frunzele care conțin pe c și c' obținem un nou arbore de codificare cu costul

$$\begin{aligned} COST(T) - f(c) d_T(c) - f(c') d_T(c') + f(c) d_T(c') + f(c') d_T(c) = \\ = COST(T) - (f(c) - f(c'))(d_T(c) - d_T(c')) < COST(T), \end{aligned}$$

ceea ce contrazice ipoteza de optimalitate.

Lema 2. *Fie frecvențele minime f_1 și f_2 corespunzătoare simbolurilor c_1 și c_2 din alfabetul \mathcal{C} . Atunci există un arbore de codificare optim în care frunzele c_1 și c_2 sunt frați.*

Demonstrație. Fie h înălțimea unui arbore de codificare optim T . Fie γ un nod de adâncime $h - 1$ și c_i și c_j fii săi, care evident sunt frunze. Să presupunem că $f(c_i) \leq f(c_j)$. Conform lemei precedente sau $f(c_i) = f_1$ sau $d_T(c_i) \leq d_T(c_1)$ de unde $d_T(c_i) = d_T(c_1)$ din alegerea lui γ . În ambele cazuri putem schimba între ele frunzele c_i și c_1 fără a afecta costul arborelui. La fel procedăm cu c_2 și c_j și obținem un arbore de codificare optim în care c_1 și c_2 sunt frați.

Teorema 5. *Algoritmul Huffman construiește un arbore de codificare optim.*

Demonstrație (prin inducție după $n = |\mathcal{C}|$). Teorema este evidentă pentru $n \leq 2$. Să presupunem că $n \geq 3$ și fie T_{Huff} arborele construit cu algoritmul Huffman pentru frecvențele $f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$. Algoritmul adună frecvențele f_1 și f_2 și construiește nodul corespunzător frecvenței $f_1 + f_2$. Fie

T'_{Huff} arborele construit cu algoritmul Huffman pentru mulțimea de frecvențe $\{f_1 + f_2, f_3, \dots, f_n\}$. Avem

$$COST(T_{Huff}) = COST(T'_{Huff}) + f_1 + f_2,$$

deoarece T_{Huff} poate fi obținut din T'_{Huff} înlocuind frunza corespunzătoare frecvenței $f_1 + f_2$ cu un nod intern având ca fii frunzele de frecvențe f_1 și f_2 . De asemenea, conform ipotezei de inducție T'_{Huff} este un arbore de codificare optim pentru un alfabet de $n - 1$ simboluri cu frecvențele $f_1 + f_2, f_3, \dots, f_n$. Fie T_{opt} un arbore de codificare optim satisfăcând lema anterioară, adică frunzele de frecvențe f_1 și f_2 sunt frați în T_{opt} . Fie T' arborele obținut din T_{opt} prin înlocuirea frunzelor de frecvențe f_1 și f_2 și a tatălui lor cu o singură frunză de frecvență $f_1 + f_2$. Atunci

$$\begin{aligned} COST(T_{opt}) &= COST(T') + f_1 + f_2 \geq \\ &\geq COST(T'_{Huff}) + f_1 + f_2 = COST(T_{Huff}), \end{aligned}$$

deoarece $COST(T') \geq COST(T'_{Huff})$ conform ipotezei de inducție. Rezultă de aici

$$COST(T_{opt}) = COST(T_{Huff}).$$

Capitolul 3

Tehnici de sortare

3.1 Heapsort

Definiție. Un vector $A[1..n]$ este un **heap (ansamblu)** dacă satisface **proprietatea de heap** :

$$A[\lfloor k/2 \rfloor] \geq A[k], \quad 2 \leq k \leq n.$$

Folosim notația $\lfloor \cdot \rfloor$ pentru a desemna partea întreagă a unui număr real.

Un vector A care reprezintă un heap are două atribute: $lungime[A]$ este numărul elementelor din vector și $dimensiune-heap[A]$ reprezintă numărul elementelor heap-ului memorat în vectorul A . Astfel, chiar dacă $A[1..lungime[A]]$ conține în fiecare element al său date valide, este posibil ca elementele următoare elementului $A[dimensiune-heap[A]]$, unde $dimensiune-heap[A] \leq lungime[A]$, să nu aparțină heap-ului.

Structurii de **heap** i se atașează în mod natural un arbore binar aproape complet (figura (3.1)).

Fiecare nod al arborelui corespunde unui element al vectorului care conține valorile atașate nodurilor. Rădăcina arborelui este $A[1]$. Dat fiind un indice i , corespunzător unui nod, se poate determina ușor indicii nodului tată, $TATA(i)$ și ai fiilor $STANG(i)$ și $DREPT(i)$:

indicele $TATA(i)$

returnează $\lfloor i/2 \rfloor$ (partea întreagă a lui $i/2$),

indicele $STANG(i)$

returnează $2i$,

indicele $DREPT(i)$

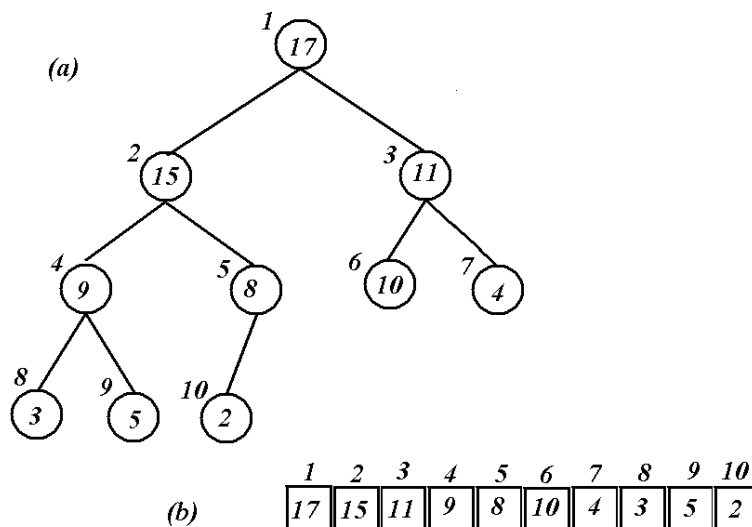


Figura 3.1: Exemplu de heap reprezentat sub forma unui arbore binar și sub forma unui vector

returnează $2i + 1$.

Pentru orice nod i diferit de rădăcină este, în virtutea definiției heap-ului, adevărată **proprietatea de heap**:

$$A[TATA(i)] \geq A[i].$$

Definim *înălțimea* unui nod al arborelui ca fiind numărul muchiilor celui mai lung drum ce nu vizitează tatăl nodului și leagă nodul respectiv cu o frunză. Evident, înălțimea arborelui este înălțimea rădăcinii.

3.1.1 Reconstituirea proprietății de heap

Funcția **ReconstituieHeap** este un subprogram important în prelucrarea heap-urilor. Datele de intrare sunt un vector A și un indice i . Atunci când se apelează **ReconstituieHeap** se presupune că subarborii având ca rădăcini nodurile $STANG(i)$ și $DREPT(i)$ sunt heap-uri. Dar cum elementul $A[i]$ poate fi mai mic decât descendenții săi, este posibil ca acesta să nu respecte **proprietatea de heap**. Sarcina funcției **ReconstituieHeap** este să *scufunde* în heap valoarea $A[i]$, astfel încât subarboarele care are în rădăcină valoarea elementului de indice i , să devină un heap.

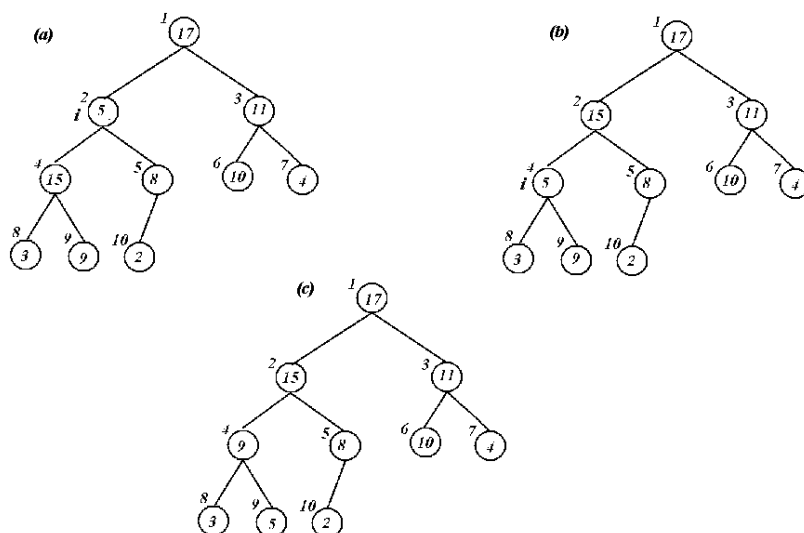


Figura 3.2: Efectul funcției ReconstituieHeap

Urmează funcția scrisă în pseudocod.

ReconstituieHeap(A,i)

st ← STANG(i)

dr ← DREPT(i)

dacă st ≤ dimensiune-heap[A] și A[st] > A[i] **atunci**

maxim ← st

altfel

maxim ← i

dacă dr ≤ dimensiune-heap[A] și A[dr] > A[i] **atunci**

maxim ← dr

dacă maxim ≠ i **atunci**

schimbă A[i] ↔ A[maxim]

ReconstituieHeap(A,maxim)

În figura (3.2) este ilustrat efectul funcției **ReconstituieHeap**.

În figura (3.2, a) este desenată configurația inițială a heap-ului unde A[2] nu respectă proprietatea de heap deoarece nu este mai mare decât descendenții săi. Proprietatea de heap este restabilită pentru nodul 2 în figura (3.2, b) prin interschimbarea lui A[2] cu A[4], ceea ce anulează proprietatea de heap pentru nodul 4. Apelând recursiv **ReconstituieHeap(A,4)** se poziționează valoarea lui i pe 4. După interschimbarea lui A[4] cu A[9]

așa cum se vede în figura (3.2, c), nodul 4 ajunge la locul său și apelul recursiv **ReconstituieHeap**($A, 9$) nu mai găsește elemente care nu îndeplinesc proprietatea de heap.

3.1.2 Construcția unui heap

Funcția **ReconstituieHeap** poate fi utilizată de *jos în sus* pentru transformarea vectorului $A[1..n]$ în heap.

Cum toate elementele subșirului $A[\lfloor n/2 \rfloor + 1..n]$ sunt frunze, ele pot fi considerate heap-uri formate din câte un element. Funcția **ConstruiesteHeap** pe care o prezentăm în continuare traversează restul elementelor și execută funcția **ReconstituieHeap** pentru fiecare nod întâlnit. Ordinea de prelucrare a nodurilor satisface cerința ca subarborii, având ca rădăcină descendenți ai nodului i să formeze heap-uri înainte ca **ReconstituieHeap** să fie executat pentru aceste noduri.

Urmează, în pseudocod funcția **ConstruiesteHeap**:

```
dimensiune-heap[A] ← lungime[A]
pentru  $i \leftarrow \lfloor \text{lungime}[A]/2 \rfloor, 1$  executa
  ReconstituieHeap( $A, i$ ).
```

Figura (3.2) ilustrează modul de aplicare a funcției **ConstruiesteHeap**. În figură se vizualizează structurile de date (heap-urile) în starea lor anterioară apelării funcției **ReconstituieHeap**. (a) Se consideră vectorul A cu 10 elemente și arborele binar corespunzător. Se observă că variabila de control i a ciclului în momentul apelului funcției **ReconstituieHeap**(A, i) indică nodul 5. (b) reprezintă rezultatul; variabila de control i a ciclului indică acum nodul 4. (c)-(e) vizualizează iterațiile succesive ale ciclului **pentru** din **ConstruiesteHeap**. Se observă că atunci când se apelează funcția **ReconstituieHeap** pentru un nod dat, subarborii acestui nod sunt deja heap-uri. (f) prezintă heap-ul final.

3.1.3 Algoritmul heapsort

Algoritmul de sortare **heapsort** începe cu apelul funcției **ConstruiesteHeap** în scopul transformării vectorului de intrare $A[1..n]$ în heap. Deoarece cel mai mare element al vectorului este atașat nodului rădăcină $A[1]$, acesta va ocupa locul definitiv în vectorul ordonat prin interschimbarea sa cu $A[n]$. Mai departe, excluzând din heap elementul de pe locul n , și micșorând cu 1 *dimensiune-heap*[A], restul de $A[1..(n-1)]$ elemente se pot transforma ușor

A 5 2 4 3 17 10 11 15 9 8

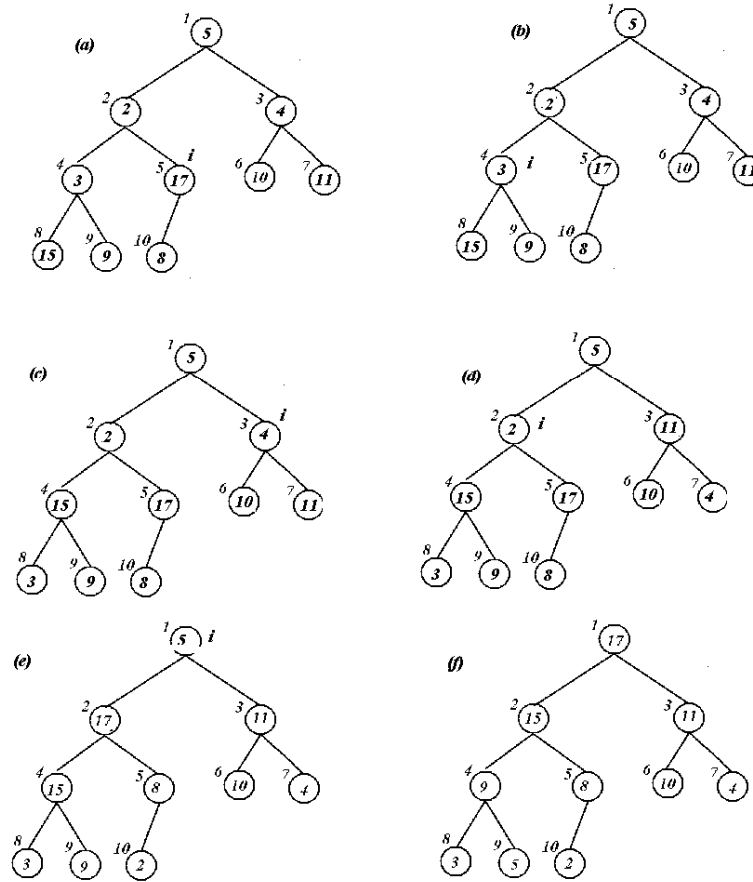


Figura 3.3: Model de execuție a funcției *ConstruiesteHeap*

în heap, deoarece subarborii nodului rădăcină au proprietatea de heap, cu eventuala excepție a elementului ajuns în nodul rădăcină. Pentru aceasta se apelează funcția **ReconstituieHeap(A,1)**. Procedul se repetă micșorând dimensiunea heap-ului de la $n - 1$ la 2.

Urmează, scris în pseudocod, algoritmul descris de funcția **Heapsort(A)**:

```

ConstruiesteHeap(A),
pentru  $i \leftarrow \text{lungime}[A], 2$  executa
schimba  $A[1] \leftrightarrow A[i]$ 
dimensiune-heap $[A] \leftarrow \text{dimensiune-heap}[A]-1$ 
ReconstituieHeap(A,i)

```

Vom scrie programul **heapsort** și în $C++$. Fața de descrierea de mai înainte a algoritmului, vor interveni câteva mici modificări datorate faptului că în $C++$ indexarea elementelor unui vector începe de la 0 și nu de la 1.

```

/*****/
#include<iostream.h>
void ReconstituieHeap(int* A, int i, int dimensiune )
{int a,maxim, stang=2*i+1,drept=stang+1;
if (stang<dimensiune&&A[stang]>A[i]) maxim=stang;
else maxim=i;
if (drept<dimensiune&&A[drept]>A[maxim]) maxim=drept;
if(maxim!=i){a=A[i];A[i]=A[maxim];A[maxim]=a;
ReconstituieHeap(A,maxim,dimensiune); }}
/*****/
void ConstruiesteHeap( int* A, int dimensiune )
{ int i;
for (i = (dimensiune - 2)/2; i >= 0; i--)
ReconstituieHeap(A, i, dimensiune);}
/*****/
void heapsort( int* A, int dimensiune )
{ int i, temp;
ConstruiesteHeap( A, dimensiune );
for (i = dimensiune-1; i >=1; i--) {
temp = A[i]; A[i] = A[0]; A[0]=temp;
dimensiune=dimensiune-1;
ReconstituieHeap( A,0,dimensiune );}}
/*****/
void main()
{int N=10;

```

```

int A[10];
A[0]=10;A[1]=8;A[2]=6;A[3]=5;
A[4]=11;A[5]=5;A[6]=17;A[7]=9;A[8]=3;A[9]=21;
heapsort(A,N);
cout<<" Sirul sortat (metoda heapsort)"<<endl;
for(int i=0;i<N;i++) cout<<A[i]<<" "; }

```

Timpul de execuție

Funcția **ReconstituieHeap** constă din comparații și interschimbări ale de elemente aflate pe nivele consecutive. Timpul de execuție al funcției va fi deci de ordinul înălțimii arborelui binar asociat care este de ordinul $O(\ln n)$ unde n este numărul de elemente din heap.

Funcția **ConstruiesteHeap** apelează funcția **ReconstituieHeap** de n ori. Deducem de aici că timpul de execuție al funcției **ConstruiesteHeap** este de ordinul $O(n \ln n)$. Funcția **heapsort** apelează o dată funcția **ConstruiesteHeap** și de $n - 1$ ori funcția **ReconstituieHeap**. Rezultă de aici că timpul de execuție al funcției **heapsort** este $O(n \ln n) + (n - 1)O(\ln n) = O(n \ln n)$.

3.2 Cozi de priorități

Vom prezenta în cele ce urmează încă o aplicație a noțiunii de heap: utilizarea lui sub forma de coadă cu priorități.

Coadă cu priorități este o structură de date care conține o mulțime S de elemente, fiecare având asociată o valoare numită *cheie*. Asupra unei cozi cu priorități se pot efectua următoarele operații:

Insereaza(S, x) inserează elementul x în mulțimea S . Această operație este scrisă în felul următor $S \leftarrow S \cup \{x\}$.

ExtrageMax(S) elimină și întoarce elementul din S având cheia cea mai mare.

O aplicație a cozilor de priorități o constituie planificarea lucrărilor pe calculatoare partajate. Lucrările care trebuie efectuate și prioritățile relative se memorează într-o coadă de priorități. Când o lucrare este terminată sau întreruptă, funcția **ExtrageMax** va selecta lucrarea având prioritatea cea mai mare dintre lucrările în așteptare. Cu ajutorul funcției **Insereaza** oricând se introduce în coadă o sarcină nouă.

În mod natural o coadă cu priorități poate fi implementată utilizând un heap. Funcția **Insereaza**(S, x) inserează un element în heap-ul S . La prima expandare a heap-ului se adaugă o frunză arborelui. Apoi se traversează un drum pornind de la această frunză către rădăcină în scopul găsirii locului definitiv al noului element.

Urmează instrucțiunile funcției **Insereaza**(S, x) în pseudocod.

```

dimensiune-heap[ $S$ ] $\leftarrow$ dimensiune-heap[ $S$ ]+1
i  $\leftarrow$  dimensiune-heap[ $S$ ]
cat timp i>1 si  $S[\text{TATA}(\mathbf{i})]<\text{cheie}$  executa
   $S[\mathbf{i}]\leftarrow S[\text{TATA}(\mathbf{i})]$ 
   $\mathbf{i}\leftarrow \text{TATA}(\mathbf{i})$ 
 $S[\mathbf{i}]\leftarrow \text{cheie}$ .

```

ExtrageMax(S) este asemănătoare funcției **Heapsort**, instrucțiunile sale în pseudocod fiind:

```

daca dimensiune-heap[ $S$ ] $<1$  atunci
  eroare "depasire inferioara heap";
  max $\leftarrow S[1]$ 
   $S[1]\leftarrow S[\text{dimensiune-heap}[S]]$ 
  dimensiune-heap[ $S$ ] $\leftarrow$ dimensiune-heap[ $S$ ]-1
  ReconstituieHeap( $S,1$ )
returneaza max.

```

Urmează scris în C++ un program care implementează o coadă cu priorități.

```

#include<iostream.h>
/*****/
void ReconstituieHeap(int* A, int i, int dimensiune )
{ int a,maxim, stang=2*i+1,drept=stang+1;
if (stang<dimensiune&&A[stang]>A[i]) maxim=stang;
else maxim=i;
if (drept<dimensiune&&A[drept]>A[maxim])
maxim=drept;
if(maxim!=i){a=A[i];A[i]=A[maxim];A[maxim]=a;
ReconstituieHeap(A,maxim,dimensiune); }}
/*****/
int ExtrageMax( int* A, int dim)
{int max;
if(dim<0) cout<<"Depasire inferioara heap"<<endl;
max=A[0];

```

```

A[0]=A[dim];
ReconstituieHeap( A,0,dim- - );
return max;}
/*****/
void Insereaza(int* A, int cheie, int dimensiune )
{int i,tata;
i=dimensiune+1;
A[i]=cheie;tata=(i-1)/2;
while(i>0&&A[tata]<cheie)
{A[i]=A[tata];i=tata;A[i]=cheie;tata=(i-1)/2;} }
/*****/
void main() {
char x,y;int cheie,dimensiune,max, S[100];
cout<<"Indicati primul element"<<endl;
cin>>max;
S[0]=max;
dimensiune=0;
cout<<"Intrerupem?[d/n]"<<endl;
cin>>x;
while(x!='d'){
cout<<"Extragem sau inseram[e/i]"<<endl;
cin>>y;
switch (y)
{case 'e':
max=ExtrageMax( S,dimensiune );
dimensiune=dimensiune-1;
if (dimensiune>=0) {cout<<"heap-ul ramas este:"<<endl;
for (int i=0;i<=dimensiune;i++) cout<<S[i]<<" ";
cout<<endl;
cout<<"Elementul maxim este = "<<max<<endl;
cout<<"dimensiunea"<<dimensiune<<endl;}}
break;
default:cout<<"Introduceti cheia"<<endl;
cin>>cheie; Insereaza(S,cheie,dimensiune);
dimensiune=dimensiune+1;
cout<<"dimensiunea"<<dimensiune<<endl;
cout<<"heap-ul este:"<<endl;
for (int i=0;i<=dimensiune;i++) cout<<S[i]<<" ";

```

```

cout<<endl;}
cout<<"Intrerupem?[d/n]"<<endl;
cin>>x;}}

```

3.3 Sortarea rapidă

Sortarea rapidă este un algoritm care sortează pe loc (în spațiul alocat șirului de intrare). Cu acest algoritm, un șir de n elemente este sortat într-un timp de ordinul $O(n^2)$, în cazul cel mai defavorabil. Algoritmul de sortare rapidă este deseori cea mai bună soluție practică deoarece are o comportare medie remarcabilă: timpul său mediu de execuție este $O(n \ln n)$ și constanta ascunsă în formula $O(n \ln n)$ este destul de mică.

3.3.1 Descrierea algoritmului

Ca și algoritmul de sortare prin interclasare, algoritmul de sortare rapidă ordonează un șir $A[p..r]$ folosind tehnica *divide și stăpânește*:

Divide : Șirul $A[p..r]$ este rearanjat în două subșiruri nevide $A[p..q]$ și $A[q+1..r]$ astfel încât fiecare element al subșirului $A[p..q]$ să fie mai mic sau egal cu fiecare element al subșirului $A[q+1..r]$. Indicele q este calculat de procedura de partiționare.

Stăpânește: Cele două subșiruri $A[p..q]$ și $A[q+1..r]$ sunt sortate prin apeluri recursive ale algoritmului de sortare rapidă.

Combină: Deoarece cele două subșiruri sunt sortate pe loc, șirul $A[p..r] = A[p..q] \cup A[q+1..r]$ este ordonat.

Algoritmul (intitulat **QUICKSORT**(A, p, r)) în pseudocod este următorul:

QUICKSORT(A, p, r):

//urmează algoritmul

daca $p < r$ **atunci**

$q \leftarrow \text{PARTITIE}(A, p, r)$

QUICKSORT(A, p, q)

QUICKSORT($A, q+1, r$).

Pentru ordonarea șirului A se apelează **QUICKSORT**($A, 1, \text{lungime}[A]$).

O altă funcție a algoritmului este funcția **PARTITIE**(A, p, r) care rearanjează pe loc șirul $A[p..r]$, returnând și indicele q menționat mai sus:

PARTITIE(A, p, r)

//urmează funcția

```

x ← A[p]
i ← p
j ← r
cat timp i < j executa
{
  repeta
  j ← j - 1
  pana cand A[j] ≤ x
  repeta
  i ← i + 1
  pana cand A[i] ≥ x
  daca i < j atunci
    interschimba A[i] ↔ A[j]; j ← j - 1
}
returneaza j.

```

Urmează programul scris în C++ :

```

#include <iostream.h>
/*****/
int Partitie(int*A, int p, int r) {int x,y,i,j;
x=A[p];
i=p;
j=r;
while(i<j)
{ while(A[j]>x)j- - ;
while (A[i]<x) i+ +;
if(i<j){y=A[i];A[i]=A[j];A[j]=y;j- -;}}
return j;}
/*****/
void Quicksort(int *A, int p, int r)
{int q;
if (p<r)
{q= Partitie(A,p,r);
Quicksort(A,p,q);
Quicksort(A,q+1,r); }}
/*****/
void main()
{int *A,n;
cout<<"Introduceti numarul de elemente"<<endl;
cin>>n;
A=new int[n];

```

```

for(int i=0;i<n;i++)
{cout<<" A["<<i<<"]=";cin>>*(A+i);}
Quicksort(A,0,n-1);
for(i=0;i<n;i++)
cout<<" A["<<i<<"]="<<A[i];}

```

3.3.2 Performanța algoritmului de sortare rapidă

Timpul de execuție al algoritmului depinde de faptul că partiționarea este echilibrată sau nu.

Cazul cel mai defavorabil

Vom demonstra că cea mai defavorabilă comportare a algoritmului de sortare rapidă apare în situația în care procedura de partiționare produce un vector de $n - 1$ elemente și altul de 1 element. Mai întâi observăm că timpul de execuție al funcției **Partitie** este $O(n)$. Fie $T(n)$ timpul de execuție al algoritmului de sortare rapidă. Avem pentru partiționarea amintită mai înainte, formula de recurență

$$T(n) = T(n - 1) + O(n),$$

de unde rezultă

$$T(n) = \sum_{k=1}^n O(k) = O\left(\sum_{k=1}^n k\right) = O(n^2),$$

adică, pentru un $c > 0$ suficient de mare,

$$T(n) \leq cn^2. \quad (3.1)$$

Vom arăta prin inducție că estimarea (3.1) este valabilă pentru orice partiționare.

Să presupunem că partiționare produce subvectori de dimensiuni q și $n - q$. Cu ipoteza de inducție avem

$$\begin{aligned}
T(n) &= T(q) + T(n - q) + O(n) \leq \\
&\leq c \max_{1 \leq q \leq n-1} (q^2 + (n - q)^2) + O(n) = c(n^2 - 2n + 2) + O(n) \leq cn^2.
\end{aligned}$$

Cazul cel mai favorabil

Dacă funcția de partiționare produce doi vectori de $n/2$ elemente, algoritmul de sortare rapidă lucrează mult mai repede. Formula de recurență în acest caz

$$T(n) = 2T(n/2) + O(n),$$

conduce, după cum s-a arătat în cazul algoritmului de inserție prin interclasare la un timp de execuție de ordinul $O(n \ln n)$.

Estimarea timpului de execuție mediu

Timpul de execuție mediu se definește prin inducție cu formula

$$T(n) = \frac{1}{n} \sum_{q=1}^{n-1} (T(q) + T(n-q)) + O(n).$$

Presupunem că

$$T(n) \leq an \ln n + b,$$

pentru un $a > 0$ și $b > T(1)$.

Pentru $n > 1$ avem

$$\begin{aligned} T(n) &= \frac{2}{n} \sum_{k=1}^{n-1} T(k) + O(n) \leq \frac{2}{n} \sum_{k=1}^{n-1} (ak \ln k + b) + O(n) = \\ &= \frac{2a}{n} \sum_{k=1}^{n-1} k \ln k + \frac{2b}{n} (n-1) + O(n). \end{aligned}$$

Tinând cont de inegalitatea

$$\sum_{k=1}^{n-1} k \ln k \leq \frac{1}{2} n^2 \ln n - \frac{1}{8} n^2,$$

obținem

$$\begin{aligned} T(n) &\leq \frac{2a}{n} \left(\frac{1}{2} n^2 \ln n - \frac{1}{8} n^2 \right) + \frac{2b}{n} (n-1) + O(n) \leq \\ &\leq an \ln n - \frac{a}{4} n + 2b + O(n) = an \ln n + b + \left(O(n) + b - \frac{a}{4} n \right) \leq an \ln n + b, \end{aligned}$$

deoarece valoarea lui a poate fi aleasă astfel încât $\frac{an}{4}$ să domine expresia $O(n) + b$. Tragem deci concluzia că timpul mediu de execuție a algoritmului de sortare rapidă este $O(n \ln n)$.

3.4 Metoda bulelor (bubble method)

Principiul acestei metode de sortare este următorul: pornind de la ultimul element al șirului către primul, se schimbă între ele fiecare element cu cel anterior, dacă elementul anterior (de indice mai mic) este mai mare. În felul acesta primul element al șirului este cel mai mic element. Se repetă procedura pentru șirul format din ultimele $n - 1$ elemente și așa mai departe, obținându-se în final șirul de n elemente ordonat. Numărul de comparații și deci timpul de execuție este de ordinul $O(n^2)$.

Urmează programul scris în $C++$.

```
#include <iostream.h>
//returneaza p,q in ordine crescătoare
/*****/
void Order(int *p,int *q) {
    int temp;
    if(*p>*q) {temp=*p; *p=*q; *q=temp; } }
//Bubble sorting
void Bubble(int *a,int n)
{int i,j;
for (i=0; i<n; i++)
for (j=n-1; i<j; j-)
Order(&a[j-1],&a[j]);}
//functia principala
void main()
int i,n=10; static int a[] = {7,3,66,3,-5,22,-77,2,36,-12};
cout<<"Sirul initial"<<endl;
for(i=0; i<n; i++)
cout<<a[i]<<" ";cout<<endl;
Bubble(a,n);
cout<<"Sirul sortat"<<endl;
for(i=0; i<n; i++)
cout<<a[i]<<" ";cout<<endl;
//Rezultatele obtinute
* Sirul initial * 7 3 66 3 -5 22 -77 2 36 -12 *
* Sirul sortat * -77 -12 -5 2 3 3 7 22 36 66 *
```

Capitolul 4

Tehnici de căutare

4.1 Algoritmi de căutare

Vom presupune că în memoria calculatorului au fost stocate un număr de n înregistrări și că dorim să localizăm o anumită *înregistrare*. Ca și în cazul sortării, presupunem că fiecare înregistrare conține un câmp special, numit *cheie*. Colecția tuturor înregistrărilor se numește *tabel* sau *fișier*. Un grup mai mare de fișiere poartă numele de *bază de date*.

În cazul unui *algoritm de căutare* se consideră un anumit argument K , iar problema este de a căuta acea înregistrare a cărei cheie este tocmai K . Sunt posibile două cazuri: *căutarea cu succes (reușită)*, când înregistrarea cu cheia avută în vedere este depistată, sau *căutarea fără succes (nereușită)*, când cheia niciunei înregistrări nu coincide cu cheia după care se face căutarea. După o căutare fără succes, uneori este de dorit să inserăm o nouă înregistrare, conținând cheia K în tabel; metoda care realizează acest lucru se numește *algoritm de căutare și inserție*.

Deși scopul căutării este de a afla informația din înregistrarea asociată cheii K , algoritmii pe care îi vom prezenta în continuare, țin în general cont numai de cheie, ignorând celelalte câmpuri.

În multe programe căutarea este partea care consumă cel mai mult timp, de aceea folosirea unui bun algoritm de căutare se reflectă în sporirea vitezei de rulare a programului.

Există de asemenea o importantă interacțiune între sortare și căutare, după cum vom vedea în cele ce urmează.

4.1.1 Algoritmi de căutare secvențială (pas cu pas)

Algoritmul S (căutare secvențială). Fiind dat un tabel de înregistrări R_1, R_2, \dots, R_n , $n \geq 1$, având cheile corespunzătoare K_1, K_2, \dots, K_n , este căutată înregistrarea corespunzătoare cheii K . Vom mai introduce o înregistrare fictivă R_{n+1} cu proprietatea că valoarea cheii K_{n+1} este atât de mare încât K nu va căpăta nici-o dată această valoare (punem formal $K_{n+1} = \infty$). Urmează algoritmul scris în pseudocod

```

i ← 0
Executa
i ← i + 1
Cat timp i ≤ n si K ≠ Ki
Daca K = Ki cautarea a avut succes
Altfel, cautarea nu a avut succes.

```

În cazul în care cheile sunt ordonate crescător, o variantă a algoritmului de căutare secvențială este

```

Algoritmul T (căutare secvențială într-un tabel ordonat):
i ← 0
Executa
i ← i + 1
Cat timp i ≤ n si K ≤ Ki
Daca K = Ki cautarea a avut succes
Altfel, cautarea nu a avut succes.

```

Să notăm cu p_i probabilitatea ca să avem $K = K_i$, unde $p_1 + p_2 + \dots + p_n = 1$. Dacă probabilitățile sunt egale, în medie, algoritmul **S** consumă același timp ca și algoritmul **T** pentru o căutare cu succes. Algoritmul **T** efectuează însă în medie de două ori mai repede căutările fără succes.

Să presupunem mai departe că probabilitățile p_i nu sunt egale. Timpul necesar unei căutări cu succes este proporțional cu numărul de comparații, care are valoarea medie

$$\overline{C}_n = p_1 + 2p_2 + \dots + np_n.$$

Evident, \overline{C}_n ia cea mai mică valoare atunci când $p_1 \geq p_2 \geq \dots \geq p_n$, adică atunci când cele mai utilizate înregistrări apar la început. Dacă $p_1 = p_2 = \dots = p_n = 1/n$, atunci

$$\overline{C}_n = \frac{n+1}{2}.$$

O repartiție interesantă a probabilităților este *legea lui Zipf* care a observat că în limbajele naturale, cuvântul aflat pe locul n în ierarhia celor mai utilizate cuvinte apare cu o frecvență invers proporțională cu n :

$$p_1 = \frac{c}{1}, p_2 = \frac{c}{2}, \dots, p_n = \frac{c}{n}, c = \frac{1}{H_n}, H_n = 1 + \frac{1}{2} + \dots + \frac{1}{n}.$$

Dacă legea lui Zipf guvernează frecvența cheilor într-un tabel, atunci

$$\overline{C}_n = \frac{n}{H_n}$$

iar căutarea într-o astfel de circumstanță, este de circa $\frac{1}{2} \ln n$ ori mai rapidă decât căutarea în cazul general.

4.1.2 Căutarea în tabele sortate (ordonate)

În cele ce urmează vom discuta algoritmi de căutare pentru tabele ale căror chei sunt ordonate. După compararea cheii date K cu o cheie K_i a tabelului, căutarea continuă în trei moduri diferite după cum $K < K_i$, $K = K_i$ sau $K > K_i$. Sortarea tabelelor (listelor) este recomandabilă în cazul căutărilor repetate. De aceea în această subsecțiune vom studia metode de căutare în tabele ale căror chei sunt ordonate $K_1 < K_2 < \dots < K_n$. După compararea cheilor K și K_i într-o tabelă ordonată putem avea $K < K_i$ (caz în care R_i, R_{i+1}, \dots, R_n nu vor mai fi luate în considerație), $K = K_i$ (în acest caz căutarea se termină cu succes) sau $K > K_i$ (caz în care R_1, R_2, \dots, R_i nu vor mai fi luate în considerație).

Faptul că o căutare, chiar fără succes duce la eliminarea unora din cheile cu care trebuie comparată K , duce la o eficientizare a căutării.

Vom prezenta mai departe un algoritm general de căutare într-un tabel sortat. Fie $S = \{K_1 < K_2 < \dots < K_n\}$ stocată într-un vector $K[1..n]$, adică $K[i] = K_i$ și fie o cheie a . Pentru a decide dacă $a \in S$, comparăm a cu un element al tabelului și apoi continuăm cu partea superioară sau cea inferioară a tabelului. Algoritmul (numit în cele ce urmează **algoritmul B**) scris în pseudocod este:

```

prim ← 1
ultim ← n
urmator ← un întreg în intervalul [prim, ultim]
executa

```

```

{daca a<K[urmator] atunci ultim←urmator-1
altfel prim←prim+1
urmator←un întreg în intervalul [prim,ultim]}
cat timp a≠K[urmator] si ultim >prim
daca a=K[urmator] atunci avem cautare cu succes
altfel avem cautare fara succes.

```

În cazul în care **un întreg în intervalul [prim,ultim]=prim** spunem că avem o *căutare liniară*.

Dacă **un întreg în intervalul [prim,ultim]=[(prim + ultim)/2]** spunem că avem o *căutare binară*.

Amintim că folosim notația $\lfloor \cdot \rfloor$ pentru partea întreagă a unui număr, în timp ce $\lceil \cdot \rceil$ are următoarea semnificație

$$\lceil a \rceil = \begin{cases} a & \text{dacă } a \text{ este întreg,} \\ \lfloor a \rfloor + 1 & \text{dacă } a \text{ nu este întreg.} \end{cases}$$

Prezentăm în continuare un proiect pentru căutarea într-o listă ordonată (cu relația de ordine lexicografică) de nume, pentru a afla pe ce poziție se află un nume dat. Proiectul conține programele **cautare.cpp**, **fcautare.cpp** (în care sunt descrise funcțiile folosite de **cautare.cpp**) și fișierul de nume scrise în ordine lexicografică **search.dat**.

```

/*****cautare.cpp*****/
#include <stdio.h>
#include <string.h>
#include <io.h>
typedef char Str20[21]; //Nume de lungime 20
extern Str20 a[], cheie; //vezi fcautare.cpp
char DaNu[2], alegere[2];
int marime, unde, cate;
void GetList() {
FILE *fp;
fp=fopen("search.dat","r");
marime=0;
while (!feof(fp)) {
fscanf(fp, "s", a[marime]);
marime++;
}
fclose(fp);

```

```

printf("numarul de nume in lista = %d\n", marime)
//functii implementate in fcautare.cpp
void GasestePrimul(int, int *);
void GasesteToate(int, int *);
void Binar(int, int, int *);
void main() {
    GetList(); // citeste numele din fisier
    strcpy(DaNu, "d");
    while (DaNu[0] == 'd')
        printf(" Ce nume cautati? "); scanf("%s", cheie);
    //Se cere tipul cautarii
    printf(" Secventiala pentru (p)rimul, (t)oate, ori (b)inara? ");
    scanf("%s", alegere);
    switch(alegere[0]) {
        case 't':
            GasesteToate(marime,
                if (cate > 0)
                    printf("%d aparitii gasite.\n", cate);
                else
                    printf(" %s nu a fost gasit.\n", cheie);
                break;
            case 'b':
                Binar(0, marime-1,
                    if (unde > 0)
                        printf(" %s gasit la pozitia %d.\n", cheie, unde);
                    else
                        printf(" %s nu a fost gasit.\n", cheie);
                    break;
            case 'p':
                GasestePrimul(marime,
                    if (unde > 0)
                        printf(" %s gasit la pozitia %d.\n", cheie, unde);
                    else
                        printf(" %s nu a fost gasit.\n", cheie); }
        printf(" Inca o incercare (d/n)? "); scanf("%s", DaNu);
    }
}
/*****fcautare.cpp*****/

```

```

/*****
!* Functii de cautare intr-o lista de nume *
!* ce urmeaza a fi folosite de programul Cautare.cpp. *
*****/
#include <string.h>
#include <stdio.h>
typedef char Str20[21]; //Nume de lungimea 20
Str20 a[100], cheie;
void GasestePrimul(int marime, int *unde) {
// Cautare secventiala intr-o lista de nume pentru
// a afla prima aparitie a cheii.
int iun;
iun=0;
while (strcmp(a[iun],cheie)!=0
if (strcmp(a[iun],cheie)!=0) iun=-1;
*unde = iun+1;
}
void GasesteToate(int marime, int *cate) {
// Cautare secventiala intr-o lista de nume pentru
// a afla toate aparitiile cheii.
int cat, i;
cat=0;
for (i=0; i<marime; i++)
if (strcmp(a[i],cheie)==0) {
printf(" %s pe pozitia %d.\n",cheie,i + 1);
cat++;
}
*cate = cat;
}
void Binar(int prim, int ultim, int *unde) {
// Cautare binara intr-o lista ordonata pentru o aparitie
// a cheii specificate. Se presupune ca prim<ultim.
int urmator, pr, ul, iun;
pr=prim; ul=ultim; iun=-1;
while (pr <= ul
urmator=(pr+ul) / 2;
if (strcmp(a[urmator],cheie)==0)
iun=urmator;

```



```

else if (strcmp(a[urmator],cheie) > 0)
    ul=urmator-1;
else
    pr=urmator+1; }
*unde = iun+1;
}

```

4.1.3 Arbori de decizie asociați căutării binare

Pentru a înțelege mai bine ce se întâmplă în cazul algoritmului de căutare binară, vom construi *arborele de decizie asociat căutării binare*.

Arborele binar de decizie corespunzător unei căutări binare cu n înregistrări poate fi construit după cum urmează:

Dacă $n = 0$, arborele este format din frunza $[0]$. Altfel nodul rădăcină este $\lceil n/2 \rceil$, subarborele stâng este arborele binar construit asemănător cu $\lceil n/2 \rceil - 1$ noduri iar subarborele drept este arborele binar construit asemănător cu $\lfloor n/2 \rfloor$ noduri și cu indicii nodurilor incrementați cu $\lceil n/2 \rceil$. Am avut în vedere numai nodurile interne corespunzătoare unei căutări cu succes.

Prezentăm mai jos un arbore de căutare binară pentru $n = 16$ (figura 4.1).

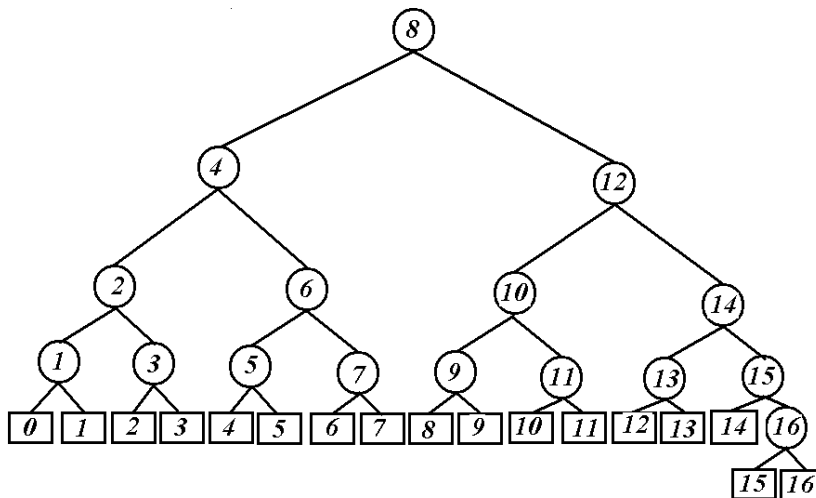


Figura 4.1: Arbore de cautare binară

Prima comparație efectuată este $K : K_8$ care este reprezentată de nodul (8) din figură. Dacă $K < K_8$, algoritmul urmează subarborele stâng iar dacă $K > K_8$, este folosit subarborele drept. O căutare fără succes va conduce la una din frunzele numerotate de la 0 la n ; de exemplu ajungem la frunza [6] dacă și numai dacă $K_6 < K < K_7$.

4.1.4 Optimalitatea căutării binare

Vom face observația că orice arbore binar cu n noduri interne (etichetate cu (1), (2), (3), ... (n)) și deci $n + 1$ frunze (etichetate cu [0], [1], [2], ... [n - 1], [n]), corespunde unei metode valide de căutare într-un tabel ordonat dacă parcurs în ordine simetrică obținem [0] (1) [1] (2) [2] (3) ... [n - 1] (n) [n]. Nodul intern care corespunde în **Algoritmul B** lui **urmator[prim,ultim]** va fi rădăcina subarborelui care are pe [ultim] drept cea mai din dreapta frunză iar pe [prim] drept cea mai din stânga frunză. De exemplu în figura 4.2, a) **urmator[0,4]=2**, **urmator[3,4]=4**, pe când în figura 4.2, b) **urmator[0,4]=1**, **urmator[3,4]=4**.

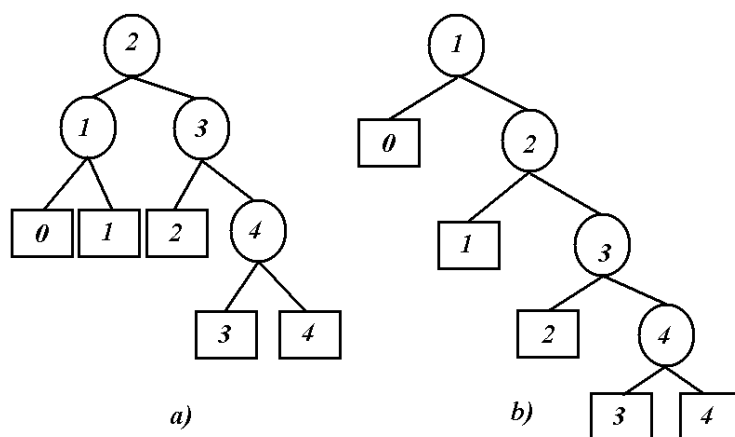


Figura 4.2: Arbori de cautare

Vom demonstra în cele ce urmează că între arborii de decizie asociați algoritmului **B** de căutare, cei optimi sunt arborii corespunzători căutării binare. Vom introduce mai întâi două numere ce caracterizează arborele T :

$E(T)$, lungimea drumurilor externe ale arborelui reprezintă suma lungimilor drumurilor (numărul de muchii) care unesc frunzele arborelui cu rădăcina iar $I(T)$, lungimea drumurilor interne ale arborelui reprezintă suma lungimilor drumurilor care unesc nodurile interne cu rădăcina. De exemplu în figura 4.2, a) $E(T) = 2 + 2 + 2 + 3 + 3 = 12$, $I(T) = 1 + 1 + 2 = 4$ iar în figura 4.2, b) $E(T) = 1 + 2 + 3 + 4 + 4 = 14$, $I(T) = 1 + 2 + 3 = 6$. În continuare ne va fi necesară

Lema 3. Dacă T este un arbore binar complet având N frunze, atunci $E(T)$ este minim dacă și numai dacă toate frunzele lui T se află cel mult pe două nivele consecutive (cu $2^q - N$ frunze pe nivelul $q - 1$ și $2N - 2^q$ frunze pe nivelul q , unde $q = \lceil \log_2 N \rceil$, nivelul rădăcinii fiind 0).

Demonstrație. Să presupunem că arborele binar T are frunzele u și v (fie x tatăl lor), pe nivelul L iar frunzele y și z pe nivelul l astfel ca $L - l \geq 2$. Vom construi un alt arbore binar T_1 (vezi figura 4.3) transferând pe u și v

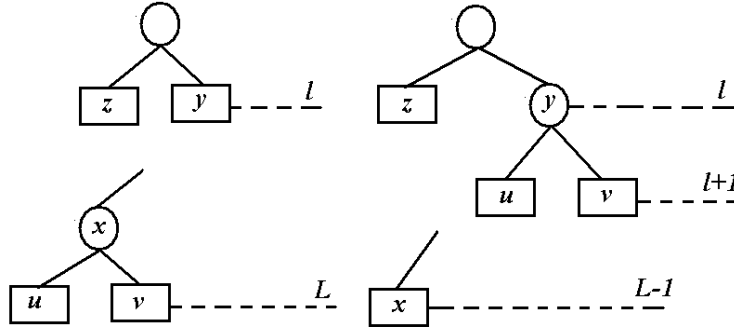


Figura 4.3: Optimizarea lungimii drumurilor externe

pe nivelul $l + 1$ ca fii ai lui y ; x devine frunză iar y nod intern. Rezultă că

$$E(T) - E(T_1) = 2L - (L - 1) + l - 2(l + 1) = L - l - 1 \geq 1,$$

și deci T nu poate avea o lungime a drumurilor externe minimă. Deci T are toate frunzele pe un singur nivel dacă N este o putere a lui 2 sau, altfel, pe două nivele consecutive $q - 1$ și q , unde $q = \lceil \log_2 N \rceil$.

Medoda de construire a arborilor binari de decizie asociat algoritmului **B** conduce la

Lema 4. *Dacă $2^{k-1} \leq n < 2^k$, o căutare cu succes folosind algoritmul **B** necesită cel mult k comparații. Dacă $n = 2^k - 1$, o căutare fără succes necesită k comparații iar dacă $2^{k-1} \leq n < 2^k - 1$, o căutare fără succes necesită sau $k - 1$ sau k comparații. Aceasta înseamnă că pentru $n = 2^k - 1$ toate frunzele arborelui binar asociat algoritmului **B** sunt pe nivelul k iar pentru $2^{k-1} \leq n < 2^k - 1$ frunzele se găsesc pe nivelele $k - 1$ și k .*

Demonstrație. Lema este adevărată pentru $k = 1$. Fie $k \geq 2$ și să presupunem (ipoteza de inducție) că teorema este adevărată pentru orice $2^{k-1} \leq n < 2^k$. Dacă $2^k \leq n < 2^{k+1}$ vom avea două cazuri: (I) n este impar, adică $n = 2p + 1$; (II) n este par adică $n = 2p$, unde $p \in \mathbf{N}$, $p \geq 1$.

Cazul (I): Rădăcina arborelui binar T , corespunzător algoritmului **B** are eticheta $p + 1$ iar subarborele stâng T_l și subarborele drept T_r conțin câte p noduri interne. Din relația

$$2^k \leq 2p + 1 < 2^{k+1},$$

rezultă că

$$2^{k-1} \leq p < 2^k.$$

Aplicând ipoteza de inducție ambilor subarbori T_l și T_r avem $h(T_l) = h(T_r) = k$ deci $h(T) = k + 1$, înălțimea lui T fiind numărul maxim de comparații ale cheilor efectuate de algoritmul **B** în cazul unei căutări cu succes. Dacă $p = 2^k - 1$ toate frunzele lui T_l și T_r se află pe nivelul k , deci dacă $n = 2p + 1 = 2^{k+1} - 1$ toate frunzele lui T se vor afla pe nivelul $k + 1$. Dacă $2^{k-1} \leq p < 2^k - 1$, ceea ce implică $2^k \leq n < 2^{k+1} - 1$, cum (cu ipoteza de inducție) atât T_l cât și T_r au frunzele pe nivelele $k - 1$ sau k , deducem că T va avea frunzele pe nivelele k sau $k + 1$.

Cazul (II): În acest caz rădăcina arborelui binar are eticheta p , T_l are $p - 1$ noduri interne iar T_r are p noduri interne. Cum $2^k \leq 2p < 2^{k+1}$ rezultă că $2^{k-1} \leq p < 2^k$. Avem de asemenea $2^{k-1} \leq p - 1 < 2^k$ în afara cazului când $p = 2^{k-1}$ și deci $n = 2^k$. În acest ultim caz arborele T este asemănător cu arborele din figura 4.1: el are $h(T) = k + 1$, $N - 1$ frunze pe nivelul k și două frunze pe nivelul $k + 1$; teorema a fost demonstrată direct în această circumstanță ($n = 2^k$). Ne mai rămâne să considerăm cazul $2^k < n < 2^{k+1}$. Cu ipoteza de inducție deducem că $h(T_l) = h(T_r) = k$ deci $h(T) = k + 1$ iar algoritmul **B** necesită cel mult $k + 1$ comparații pentru o căutare cu succes.

Cum n este par, $n \neq 2^s - 1$, $s \geq 1$, avem de arătat că frunzele lui T se află pe nivelele k sau $k + 1$. Aceasta rezultă din aplicarea ipotezei de inducție la subarborii T_l și T_r care au $p - 1$ respectiv p noduri interne. Într-adevăr, cum $p - 1 \neq 2^k - 1$ rezultă că frunzele lui T_l se află pe nivelele $k - 1$ sau k . Pentru T_r toate frunzele se află fie pe nivelul k (dacă $p = 2^k - 1$) fie pe nivelele $k - 1$ sau k . Rezultă că frunzele lui T se află pe nivelele k sau $k + 1$.

Deducem că numărul de comparații în cazul unei căutări (cu sau fără succes) este de cel mult $\lfloor \log_2 N \rfloor + 1$.

Vom demonstra în continuare

Lemă 5. Pentru orice arbore binar complet T este satisfăcută relația

$$E(T) = I(T) + 2N,$$

unde N reprezintă numărul de noduri interne al lui T .

Demonstrație. Să presupunem că arborele binar T are α_j noduri interne și β_j noduri externe (frunze) la nivelul j ; $j = 0, 1, \dots$ (rădăcina este la nivelul 0). De exemplu în figura 4.2, a) avem $(\alpha_0, \alpha_1, \alpha_2, \dots) = (1, 2, 1, 0, 0, \dots)$, $(\beta_0, \beta_1, \beta_2, \dots) = (0, 0, 3, 2, 0, 0, \dots)$ iar în figura 4.2, b) avem $(\alpha_0, \alpha_1, \alpha_2, \dots) = (1, 1, 1, 1, 0, 0, \dots)$, $(\beta_0, \beta_1, \beta_2, \dots) = (0, 1, 1, 1, 2, 0, 0, \dots)$.

Considerăm funcțiile generatoare asociate acestor șiruri

$$A(x) = \sum_{j=0}^{\infty} \alpha_j x^j, \quad B(x) = \sum_{j=0}^{\infty} \beta_j x^j,$$

unde numai un număr finit de termeni sunt diferiți de 0. Este valabilă relația

$$2\alpha_{j-1} = \alpha_j + \beta_j, \quad j = 0, 1, \dots,$$

deoarece toate cele α_{j-1} noduri interne de la nivelul $j - 1$ au fiecare în parte câte 2 fii pe nivelul k și numărul total al acestor fii este $\alpha_j + \beta_j$. Rezultă de aici că

$$\begin{aligned} A(x) + B(x) &= \sum_{j=0}^{\infty} (\alpha_j + \beta_j) x^j = \alpha_0 + \beta_0 + \sum_{j=1}^{\infty} (\alpha_j + \beta_j) x^j = \\ &= 1 + 2 \sum_{j=1}^{\infty} \alpha_{j-1} x^j = 1 + 2x \sum_{j=1}^{\infty} \alpha_{j-1} x^{j-1} = 1 + 2x \sum_{j=0}^{\infty} \alpha_j x^j, \end{aligned}$$

adică

$$A(x) + B(x) = 1 + 2xA(x). \quad (4.1)$$

Pentru $x = 1$ se obține $B(1) = 1 + A(1)$, dar $B(1) = \sum_{j=0}^{\infty} \beta_j$ este numărul de frunze ale lui T iar $A(1) = \sum_{j=0}^{\infty} \alpha_j$ este numărul de noduri interne, deci numărul de noduri interne este cu 1 mai mic decât numărul de noduri externe. Derivând relația (4.1) obținem

$$\begin{aligned} A'(x) + B'(x) &= 2A(x) + 2xA'(x), \\ B'(1) &= 2A(1) + A'(1). \end{aligned}$$

Cum $A(1) = N$, $A'(1) = \sum_{j=0}^{\infty} j\alpha_j = I(T)$, $B'(1) = \sum_{j=0}^{\infty} j\beta_j = E(T)$, deducem relația

$$E(T) = I(T) + 2N. \quad (4.2)$$

Reprezentarea sub formă de arbore binar a algoritmului binar de căutare **B**, ne sugerează cum să calculăm într-un mod simplu numărul mediu de comparații. Fie C_N numărul mediu de comparații în cazul unei căutări reușite și fie C'_N numărul mediu de căutări în cazul unei încercări nereușite. Avem

$$C_N = 1 + \frac{I(T)}{N}, \quad C'_N = \frac{E(T)}{N+1}. \quad (4.3)$$

Din (4.2) și (4.3) rezultă

$$C_N = \left(1 + \frac{1}{N}\right) C'_N - 1. \quad (4.4)$$

Rezultă că C_N este minim dacă și numai dacă C'_N este minim, ori după cum am arătat mai înainte acest lucru se întâmplă atunci și numai atunci când frunzele lui T se află pe cel mult două nivele consecutive. Cum lemei 2 arborele asociat căutării binare satisface această ipoteză, am demonstrat:

Teorema 6. *Căutarea binară este optimă în sensul că minimizează numărul mediu de comparații indiferent de reușita căutării.*

4.2 Arbori binari de căutare

Am demonstrat în secțiunea precedentă că pentru o valoare dată n , arborele de decizie asociat căutării binare realizează numărul minim de comparații necesare căutării într-un tabel prin compararea cheilor. Metodele prezentate în secțiunea precedentă sunt potrivite numai pentru tabele de mărime fixă deoarece alocarea secvențială a înregistrărilor face operațiile de inserție și

ștergere foarte costisitoare. În schimb, folosirea unei structuri de arbore binar facilitează inserția și ștergerea înregistrărilor, făcând căutarea în tabel eficientă.

Definiție: Un arbore binar de căutare pentru mulțimea

$$S = \{x_1 < x_2 < \dots < x_n\}$$

este un arbore binar cu n noduri $\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$. Aceste noduri sunt etichetate cu elemente ale lui S , adică există o funcție injectivă

$$CONTINUT : \{v_1, v_2, \dots, v_n\} \rightarrow S.$$

Etichetarea păstrează ordinea, adică în cazul în care v_i este un nod al subarborelui stâng aparținând arborelui cu rădăcina v_k , atunci

$$CONTINUT(v_i) < CONTINUT(v_k)$$

iar în cazul în care v_j este un nod al subarborelui drept aparținând arborelui cu rădăcina v_k , atunci

$$CONTINUT(v_k) < CONTINUT(v_j).$$

O definiție echivalentă este următoarea : o traversare în ordine simetrică a unui arbore binar de căutare pentru mulțimea S reproduce ordinea pe S .

Prezentăm mai jos un program de inserție și ștergere a nodurilor într-un arbore binar de căutare.

```
# include<iostream.h>
# include<stdlib.h>
int cheie;
struct nod{int inf; struct nod *st, *dr;} *rad;
/*****/
void inserare(struct nod**rad)
{if(*rad==NULL)
{*rad=new nod;(*rad)->inf=cheie;
(*rad)->st=(*rad)->dr=NULL;return;}
if(cheie<(*rad)->inf) inserare(&(*rad)->st);
else if(cheie>(*rad)->inf) inserare(&(*rad)->dr);
else cout<<cheie<<" exista deja in arbore.";}
/*****/
void listare(struct nod *rad,int indent)
```

```

{if(rad){listare(rad->st, indent+1);
cheie=indent;
while(cheie< rad->inf) cout<<" ";
cout<<rad->inf;
listare(rad->dr,indent+1);}}
/*****/
void stergere(struct nod**rad)
{struct nod*p,*q;
if(*rad==NULL)
{cout<<"Arborele nu contine " <<cheie<<endl;return;}
if(cheie<(*rad)->inf) stergere(&(*rad)->st);
if(cheie>(*rad)->inf) stergere(&(*rad)->dr);
if(cheie==(*rad)->inf)
{if((*rad)->dr==NULL)
{q=*rad;*rad=q->st; delete q;}
else
if((*rad)->st==NULL)
{q=*rad;*rad=q->dr; delete q;}
else
{for(q=(*rad),p=(*rad)->st;p->dr;q=p,p=p->dr);
(*rad)->inf=p->inf;
if((*rad)->st==p)(*rad)->st=p->st;
else q->dr=p->st; delete p;}}}
/*****/
void main()
{rad=new nod;
cout<<"Valoarea radacinii este:";cin>>rad->inf;
rad->st=rad->dr=NULL;
do{
cout<<"Operatia:Listare(1)/Inserare(2)/Stergere(3)/Iesire(0)";
cout<<endl;
cin>>cheie;if(!cheie) return;
switch(cheie)
{case 1:listare(rad,1);cout<<endl; break;
case 2: cout<<"inf=";cin>>cheie;inserare(&rad);break;
case 3: cout<<"inf=";cin>>cheie;stergere(&rad);break;}
}while(rad);
cout<<"Ati sters radacina"<<endl;}

```


După cum se observă din program, ideea inserției în arborele binar de căutare este următoarea: dacă arborele este vid, se crează un arbore având drept unic nod și rădăcină nodul inserat; altfel se compară cheia nodului inserat cu cheia rădăcinii. Dacă avem cheia nodului inserat mai mică decât cheia rădăcinii, se trece la subarborele stâng și se apelează recursiv procedura de inserare, altfel se trece la subarborele drept și se apelează recursiv procedura.

Procedura prezentată în program de ștergere a unui nod din arborele binar de căutare este de asemenea recursivă. În cazul în care cheia nodului ce urmează a fi șters este mai mică decât cheia rădăcinii, se trece la subarborele stâng și se apelează recursiv procedura de ștergere; altfel se trece la subarborele drept și se apelează recursiv procedura de ștergere. În cazul în care nodul ce urmează a fi șters este chiar rădăcina vom avea mai multe posibilități: a) subarborele drept este vid: se șterge rădăcină iar fiul stâng al rădăcinii devine noua rădăcină; b) subarborele stâng este vid: se șterge rădăcină iar fiul drept al rădăcinii devine noua rădăcină; c) rădăcina are ambii fii; în acest se șterge cel mai din dreapta descendent al fiului stâng al rădăcinii iar informația (cheia) acestuia înlocuiește informația (cheia) rădăcinii, fiul stâng al nodului eliminat devine totodată fiul drept al tatălui nodului eliminat. Dacă fiul stâng al rădăcinii nu are fiu drept, atunci el este cel eliminat, informația lui înlocuiește informația rădăcinii iar fiul lui stâng devine fiul stâng al rădăcinii (figura 4.4).

Algoritmul de căutare, după o anumită cheie, într-un arbore de căutare este în esență următorul: comparăm cheia înregistrării căutate cu cheia rădăcinii. Dacă cele două chei coincid căutarea este reușită. Dacă cheia înregistrării este mai mică decât cheia rădăcinii continuăm căutarea în subarborele stâng iar dacă este mai mare în subarborele drept.

De foarte multe ori este util să prezentăm arborii binari de căutare ca în figura 4.5.

Aici arborele binar de căutare este prezentat ca un arbore complet în care informațiile (cheile) sunt stocate în cele N noduri interne iar informația fiecărui nod extern (frunză) este intervalul deschis dintre două chei consecutive, astfel încât, dacă x_i, x_{i+1} sunt două chei consecutive și vrem să căutăm nodul ce conține cheia a cu $a \in (x_i, x_{i+1})$ să fim conduși aplicând algoritmul de căutare (într-un arbore binar de căutare) la frunza etichetată cu (x_i, x_{i+1}) .

Vom arăta că înălțimea medie a unui arbore binar de căutare este de ordinul $O(\ln N)$ (N este numărul nodurilor interne) și căutarea necesită în medie circa $2 \ln N \approx 1,386 \log_2 N$ comparații în cazul în care cheile sunt

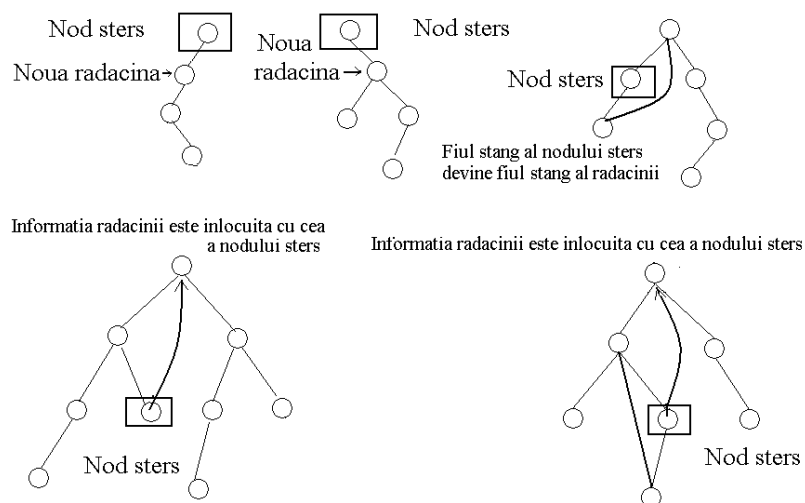


Figura 4.4: Ștergerea rădăcinii unui arbore binar de căutare

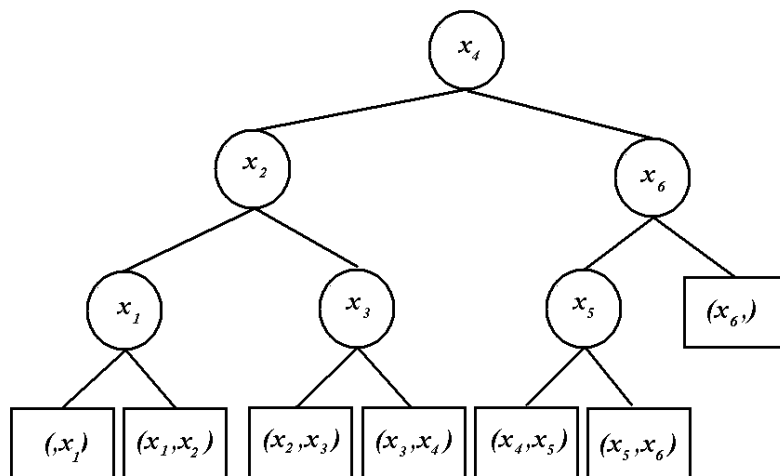


Figura 4.5: Arbore binar de căutare

inserate în arbore în mod aleator. Să presupunem că cele $N!$ ordonări posibile ale celor N chei corespund la $N!$ modalități de inserție. Numărul de comparații necesare pentru a găsi o cheie este exact cu 1 mai mare decât numărul de comparații efectuate atunci când cheia a fost inserată în arbore. Notând cu C_N numărul mediu de comparații pentru o căutare reușită și cu C'_N numărul mediu de comparații pentru o căutare nereușită avem

$$C_N = 1 + \frac{C'_0 + C'_1 + \dots + C'_{N-1}}{N},$$

pentru că înainte de reușita căutării vom avea căutări nereușite în mulțimi de $0, 1, \dots, n-2$ sau $n-1$ elemente. Ținând cont și de relația

$$C_N = \left(1 + \frac{1}{N}\right) C'_N - 1,$$

deducem

$$(N+1)C'_N = 2N + C'_0 + C'_1 + \dots + C'_{N-1}.$$

Scăzând din această ecuație următoarea ecuație

$$NC'_{N-1} = 2(N-1) + C'_0 + C'_1 + \dots + C'_{N-2}$$

obținem

$$(N+1)C'_N - NC'_{N-1} = 2 + C'_{N-1} \Rightarrow C'_N = C'_{N-1} + \frac{2}{N+1}.$$

Cum $C'_0 = 0$ deducem că

$$C'_N = 2H_{N+1} - 2,$$

de unde

$$C_N = 2 \left(1 + \frac{1}{N}\right) H_{N+1} - 3 - \frac{2}{N} \sim 2 \ln N.$$

4.3 Arbori de căutare ponderați (optimali)

În cele ce urmează vom asocia fiecărui element din mulțimea ordonată S câte o pondere (probabilitate). Ponderile mari indică faptul că înregistrările corespunzătoare sunt importante și frecvent accesate; este preferabil de aceea

ca aceste elemente să fie cât mai aproape de rădăcina arborelui de căutare pentru ca accesul la ele să fie cât mai rapid.

Să analizăm în continuare problema găsirii unui arbore optimal. De exemplu, Fie $N = 3$ și să presupunem că următoarele chei $K_1 < K_2 < K_3$ au probabilități p, q respectiv r . Există 5 posibili arbori binari de căutare având aceste chei drept noduri interne (figura 4.6).

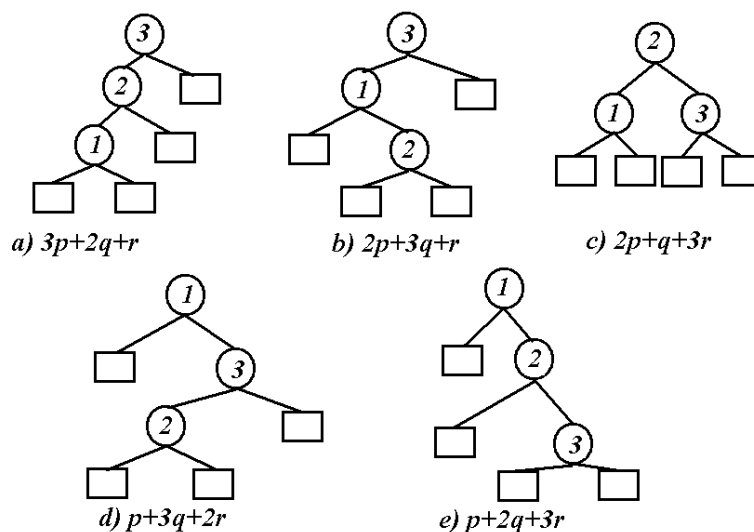


Figura 4.6: Arbori posibili de cautare și numărul mediu de comparații pentru o căutare reușită

Obținem astfel 5 expresii algebrice pentru numărul mediu de comparații într-o căutare. Când N este mare, este foarte costisitor să construim toți arborii de căutare pentru a vedea care din ei este cel optim. Vom pune de aceea în evidență un algoritm de găsire al acestuia.

Fie $S = \{K_1 < K_2 < \dots < K_N\}$. Fie $p_i \geq 0, i = 1, \dots, N$ probabilitatea de căutare a cheii $a = K_i$ și $q_j \geq 0, j = 0, 1, \dots, N$ probabilitatea de căutare a cheii $a \in (K_j, K_{j+1})$ (punem $K_0 = -\infty$ și $K_{N+1} = \infty$). Avem deci

$$\sum_{i=1}^N p_i + \sum_{j=0}^N q_j = 1.$$

$(2N + 1)$ - tuplul $(q_0, p_1, q_1, \dots, p_N, q_N)$ se numește *distribuția probabilităților (ponderilor) de căutare (acces)*. Fie T un arbore de căutare pentru S , fie α_i^T

adâncimea (nivelul) nodului intern i (al i -lea nod intern în ordine simetrică) și fie β_j^T adâncimea frunzei j (al $(j+1)$ -lea nod extern sau frunza (K_j, K_{j+1})).

Să considerăm o căutare a cheii a . Dacă $a = K_i$, vom compara a cu $\alpha_i^T + 1$ elemente din arbore; dacă $K_j < a < K_{j+1}$, atunci vom compara a cu β_j^T elemente din arbore. Așadar

$$POND(T) = \sum_{i=1}^N p_i (\alpha_i^T + 1) + \sum_{j=0}^N q_j \beta_j^T,$$

este numărul mediu de comparații pentru o căutare. $POND(T)$ este lungimea ponderată a drumurilor arborelui T (sau costul lui T relativ la o distribuție dată a probabilităților de căutare).

Vom considera $POND(T)$ drept indicator de bază pentru eficiența operației de căutare (acces) deoarece numărul așteptat de comparații într-o căutare va fi proporțional cu $POND(T)$. De exemplu, în cazul arborelui din figura 4.6 b) (unde în loc de p, q, r punem p_1, p_2, p_3) avem

$$\alpha_1 = 1, \alpha_2 = 2, \alpha_3 = 0, \beta_0 = 2, \beta_1 = 3, \beta_2 = 3, \beta_3 = 1$$

și deci

$$POND(T) = 2q_0 + 2p_1 + 3q_1 + 3p_2 + 3q_2 + p_3 + q_3.$$

(Vom omite indicele T când este clar din context la ce arbore ne referim.)

Definiție. Arborele de căutare T peste mulțimea ordonată S cu distribuția ponderilor de căutare $(q_0, p_1, q_1, \dots, p_N, q_N)$, este **optimal** dacă $POND(T)$ (costul arborelui sau lungimea ponderată a drumurilor arborelui) este minim în raport cu costurile celorlalți arbori de căutare peste S .

Vom prezenta mai departe un algoritm de construire a unui arbore de căutare optimal. Fie un arbore de căutare peste S având nodurile interne etichetate cu $1, 2, \dots, N$ (corespunzător cheilor K_1, \dots, K_N) și frunzele etichetate cu $0, 1, \dots, N$ (corespunzând lui $(, K_1), (K_1, K_2), \dots, (K_{N-1}, K_N), (K_N,)$). Un subarbore al acestuia ar putea avea nodurile interne $i+1, \dots, j$ și frunzele i, \dots, j pentru $0 \leq i, j \leq n, i < j$. Acest subarbore este la rândul său arbore de căutare pentru mulțimea cheilor $\{K_{i+1} < \dots < K_j\}$. Fie k eticheta rădăcinii subarborelui.

Fie costul acestui subarbore $POND(i, j)$ și greutatea sa:

$$GREUT(i, j) = p_{i+1} + \dots + p_j + q_i + \dots + q_j,$$

de unde rezultă imediat că

$$GREUT(i, j) = GREUT(i, j - 1) + p_j + q_j, \quad GREUT(i, i) = q_i.$$

Avem relația

$$POND(i, j) = GREUT(i, j) + POND(i, k - 1) + POND(k, j).$$

Într-adevăr, subarboarele stâng al rădăcini k are frunzele $i, i + 1, \dots, k - 1$, iar subarboarele drept are frunzele $k, k + 1, \dots, j$, și nivelul fiecărui nod din subarboarele drept sau stâng este cu 1 mai mic decât nivelul aceluiași nod în arborele de rădăcină k . Fie $C(i, j) = \min POND(i, j)$ costul unui subarboare optimal cu ponderile $\{p_{i+1}, \dots, p_j; q_i, \dots, q_j\}$. Rezultă atunci pentru $i < j$:

$$C(i, j) = GREUT(i, j) + \min_{i < k \leq j} (C(i, k - 1) + C(k, j)),$$

$$C(i, i) = 0.$$

Pentru $i = j + 1$ rezultă imediat că

$$C(i, i + 1) = GREUT(i, i + 1), \quad k = i + 1.$$

Plecând de la aceste relații prezentăm mai jos un program, scris în limbajul C de construire a unui arbore optimal. Câmpul informației fiecărui nod conține un caracter (literă) iar acestea se consideră ordonate după ordinea citirii.

```

/*****
#include<stdio.h>
#include<stdlib.h>
#include <io.h>
# define N 25
struct nod {char ch; struct nod *st,*dr;} *rd;
char chei[N];
//cheile de cautare se considera ordonate dupa ordinea citirii
int i,nr;
int p[N-1];/*ponderile cheilor*/
int q[N];
/*ponderile informațiilor aflate între 2 chei consecutive*/
int c[N][N], greut[N][N], rad[N][N];
FILE*f;

```

```

/****Funcția de calcul a greutății și costului*****/
void calcul()
{int x,min,i,j,k,h,m;
for(i=0;i<=nr;i++)
{greut[i][i]=q[i];
for(j=i+1;j<=nr;j++)
greut[i][j]=greut[i][j-1]+p[j]+q[j];}
for(i=0;i<=nr;i++) c[i][i]=q[i];
for(i=0;i<nr;i++)
{j=i+1;
c[i][j]=greut[i][j];
rad[i][j]=j;}
for(h=2;h<=nr;h++)
for(i=0;i<=nr-h;i++)
{j=i+h;m=rad[i][j-1];
min=c[i][m-1]+c[m][j];
for(k=m+1;k<=rad[i+1][j];k++)
{x=c[i][k-1]+c[k][j];
if(x<min)m=k;min=x;}}
c[i][j]=min+greut[i][j];
rad[i][j]=m;}}
/****Funcția de generare a arborelui optimal*****/
struct nod *arbore(int i, int j)
{struct nod *s;
if(i==j) s=NULL;
else{s=new nod;
s->st=arbore(i,rad[i][j]-1);
s->ch=chei[rad[i][j]];
s->dr=arbore(rad[i][j],j);}
return s;}
/***** Funcția de listare indentată a nodurilor arborelui*****/
void listare(struct nod*r, int nivel)
{int i;
if(r){ listare(r->dr,nivel+1);i=nivel;
while(i--) printf(" ");
printf("%c\n",r->ch);
listare(r->st, nivel+1);}}
\ **** Funcția principală **** \

```

```

void main() {f=fopen("arboptim.dat","r");
fscanf(f,"%d\n",&nr);
if(nr>0)
{fscanf(f,"%d\n",&q[0]);
for(i=1;i<=nr;i++)
fscanf(f,"%c %d\n%d\n",&chei[i], &p[i], &q[i]);
calcul();
printf("Lungimea medie a unei cautari: %f\n",
(float)c[0][nr]/greut[0][nr]);
struct nod*radacina=arbore(0,nr);
listare(radacina,0);}}
/*****/

```

Fișierul **arboptim.dat** conține pe prima linie numărul de noduri interne ale arborelui, pe a doua linie valoarea ponderii q_0 iar pe celelalte linii cheile K_i cu ponderile p_i și q_i . Un exemplu de astfel de fișier este următorul:

```

/*****arboptim.dat*****/
5
1
a 0 2
b 1 1
c 1 0
f 2 2
e 3 0
d 1 2
/*****/

```

4.4 Arbori echilibrați

Insertia de noi noduri într-un arbore binar de căutare poate conduce la arbori dezechilibrați în care între înălțimea subarborelui drept al unui nod și înălțimea subarborelui stâng să fie o mare diferență. Într-un astfel de arbore acțiunea de căutare va consuma mai mult timp.

O soluție la problema menținerii unui bun arbore de căutare a fost descoperită de G. M. Adelson-Velskii și E. M. Landis în 1962 care au pus în evidență așa numiții *arbori echilibrați* (sau *arbori AVL*).

Definiție. Un arbore binar este **echilibrat (AVL)** dacă înălțimea sub-arborelui stâng al oricărui nod nu diferă mai mult decât ± 1 de înălțimea sub-arborelui său drept.

Definiție. Diferența dintre înălțimea sub-arborelui drept și înălțimea sub-arborelui stâng poartă numele de **factor de echilibru** al unui nod.

Așadar, dacă un arbore binar este echilibrat, atunci factorul de echilibru al fiecărui nod este 1, 0 sau -1 .

4.4.1 Arbori Fibonacci

O clasă importantă de arbori echilibrați este clasa de *arbori Fibonacci* de care ne vom ocupa în continuare.

Să considerăm mai întâi sirul $(F_n)_{n \geq 1}$ de numere Fibonacci, definite prin următoarea formulă de recurență:

$$\begin{aligned} F_1 &= F_2 = 1, \\ F_{n+2} &= F_{n+1} + F_n, \quad n \geq 1. \end{aligned} \quad (4.5)$$

Primii termeni din șirul lui Fibonacci sunt 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, 21, 34, 55, 89,

Pentru a găsi o formulă explicită pentru numerele Fibonacci, vom căuta o soluție a recurenței (4.5) de forma $F_n = r^n$. Rezultă că r satisface ecuația algebrică de gradul 2 :

$$r^2 - r - 1 = 0,$$

cu soluția

$$r_{1,2} = \frac{1 \pm \sqrt{5}}{2}.$$

Soluția generală va fi

$$F_n = Ar_1^n + Br_2^n.$$

Constantele A și B vor fi determinate din condițiile $F_1 = F_2 = 1$ care conduc la sistemul algebric

$$\begin{aligned} A \frac{1 + \sqrt{5}}{2} + B \frac{1 - \sqrt{5}}{2} &= 1, \\ A \frac{3 + \sqrt{5}}{2} + B \frac{3 - \sqrt{5}}{2} &= 1, \end{aligned}$$

cu soluția

$$A = \frac{\sqrt{5}}{5}, \quad B = -\frac{\sqrt{5}}{5}.$$

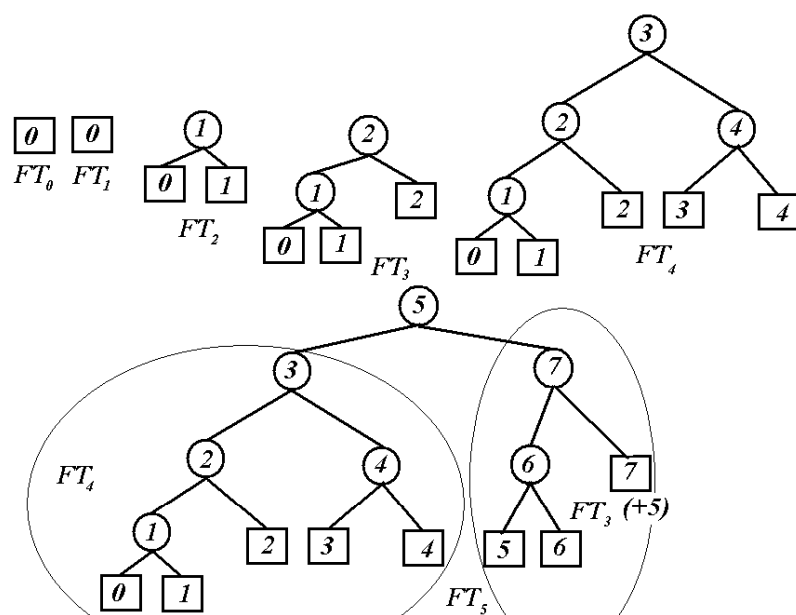


Figura 4.7: Arbori Fibonacci

Obținem astfel *formula lui Binet* pentru numerele Fibonacci:

$$F_n = \frac{\sqrt{5}}{5} \left(\frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right)^n - \frac{\sqrt{5}}{5} \left(\frac{1 - \sqrt{5}}{2} \right)^n .$$

Arborii binari Fibonacci, notați cu FT_k , $k = 0, 1, 2, \dots$ sunt definiți prin recurență după cum urmează:

- FT_0 și FT_1 sunt formați fiecare dintr-un singur nod extern etichetat cu $[0]$;
- pentru $k \geq 2$, arborele Fibonacci de ordin k , FT_k are rădăcina etichetată cu F_k ; subarborele stâng al rădăcinii este FT_{k-1} iar subarborele drept al rădăcinii este arborele FT_{k-2} cu etichetele tuturor nodurilor incrementate cu F_k (eticheta rădăcinii lui FT_k) (vezi figura 4.7).

Vom pune mai departe în evidență câteva proprietăți ale arborilor Fibonacci.

Lemă. Pentru orice $k \geq 1$, arborele Fibonacci FT_k este un arbore echilibrat având înălțimea $h(FT_k) = k - 1$, F_{k+1} frunze și $F_{k+1} - 1$ noduri interne.

Demonstrație. Pentru $k = 1$ și $k = 2$ proprietatea este verificată. Să presupunem că proprietatea este adevărată pentru toți arborii Fibonacci $FT_{k'}$ cu $k' < k$. Fie FT_k un arbore Fibonacci de ordin $k > 3$. Din definiția recursivă obținem că $h(FT_k) = h(FT_{k-1}) + 1 = k - 1$, numărul de frunze al lui FT_k este egal cu $F_k + F_{k-1} = F_{k+1}$ iar numărul de noduri interne este $1 + (F_k - 1) + (F_{k-1} - 1) = F_{k+1} - 1$. Din ipoteza de inducție, proprietatea de echilibrare este satisfăcută pentru toate nodurile cu excepția rădăcinii. În ceea ce privește rădăcina, subarborele stâng are înălțimea $k - 2$ iar subarborele drept are înălțimea $k - 3$, deci FT_k este echilibrat.

4.4.2 Proprietăți ale arborilor echilibrați

Arborii echilibrați reprezintă o treaptă intermediară între clasa arborilor optimali (cu frunzele așezate pe două nivele adiacente) și clasa arborilor binari arbitrari. De aceea este firesc să ne întrebăm cât de mare este diferența dintre un arbore optimal și un arbore echilibrat; prezentăm în acest context următoarea teoremă:

Teoremă. Înălțimea unui arbore echilibrat T cu N noduri interne se află întotdeauna între $\log_2(N + 1)$ și $1.4404 \log_2(N + 2) - 0.328$.

Demonstrație. Un arbore binar de înălțime h are cel mult $2^h - 1$ noduri interne; deci

$$N \leq 2^{h(T)} - 1 \Rightarrow h(T) \geq \log_2(N + 1).$$

Pentru a găsi limitarea superioară a lui $h(T)$, ne vom pune problema aflării numărului minim de noduri interne conținute într-un arbore echilibrat de înălțime h . Fie deci T_h arborele echilibrat de înălțime h cu cel mai mic număr de noduri posibil; unul din subarborii rădăcinii, de exemplu cel stâng va avea înălțimea $h - 1$ iar celălalt subarbore va avea înălțimea $h - 1$ sau $h - 2$. Cum T_h are numărul minim de noduri, va trebui să considerăm că subarborii stâng al rădăcinii are înălțimea $h - 1$ iar subarborii drept are înălțimea $h - 2$. Putem așadar considera că subarborii stâng al rădăcinii este T_{h-1} iar subarborii drept este T_{h-2} . În virtutea acestei considerații, se demonstrează prin inducție că arborele Fibonacci FT_{h+1} este arborele T_h căutat, în sensul că între toți arborii echilibrați de înălțime impusă h , acesta are cel mai mic număr de noduri. Conform lemei precedente avem

$$N \geq F_{h+2} - 1 = \frac{\sqrt{5}}{5} \left(\frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right)^{h+2} - \frac{\sqrt{5}}{5} \left(\frac{1 - \sqrt{5}}{2} \right)^{h+2} - 1.$$

Cum

$$-\frac{\sqrt{5}}{5} \left(\frac{1 - \sqrt{5}}{2} \right)^{h+2} > -1,$$

rezultă că

$$\log_2(N + 2) > (h + 2) \log_2 \left(\frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right) - \frac{1}{2} \log_2 5 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow h < 1.4404 \log_2(N + 2) - 0.328.$$

Din considerațiile făcute pe parcursul demonstrației teoremei, rezultă următorul

Corolar. Între arborii echilibrați cu un număr dat de noduri, arborii Fibonacci au înălțimea maximă, deci sunt cei mai puțin performanți.

4.5 Insertia unui nod într-un arbore echilibrat

Inserarea unui nou nod se efectuează cu algoritmul cunoscut de inserare a nodurilor într-un arbore binar de căutare. După inserare însă, va trebui să *re-echilibrăm* arborele dacă vom ajunge într-una din următoarele situații:

- subarborelui stâng al unui nod cu factorul de echilibru -1 îi crește înălțimea;
- subarborelui drept al unui nod cu factorul de echilibru 1 îi crește înălțimea.

Ambele cazuri sunt tratate apelând la *rotații* (pe care le vom descrie în cele ce urmează). Rotațiile implică doar modificări ale legăturilor în cadrul arborelui, nu și operații de căutare, de aceea timpul lor de execuție este de ordinul $O(1)$.

4.5.1 Rotații în arbori echilibrați

Rotațiile sunt operații de schimbare între ele a unor noduri aflate în relația de tată-fiu (și de refacere a unor legături) astfel încât să fie păstrată structura de arbore de căutare. Astfel, printr-o *rotație simplă a unui arbore la stânga*, fiul drept al rădăcinii inițiale devine noua rădăcină iar rădăcina inițială devine fiul stâng al noii rădăcini. Printr-o *rotație simplă a unui arbore la dreapta*, fiul stâng al rădăcinii inițiale devine noua rădăcină iar rădăcina inițială devine fiul drept al noii rădăcini. O *rotație dublă la dreapta* afectează două nivele: fiul drept al fiului stâng al rădăcinii inițiale devine noua rădăcină, rădăcina inițială devine fiul drept al noii rădăcini iar fiul stâng al rădăcinii inițiale devine fiul stâng al noii rădăcini. O *rotație dublă la stânga* afectează de asemenea două nivele: fiul stâng al fiului drept al rădăcinii inițiale devine noua rădăcină, rădăcina inițială devine fiul stâng al noii rădăcini iar fiul drept al rădăcinii inițiale devine fiul drept al noii rădăcini.

Vom studia cazurile de dezechilibru ce pot apărea și vom efectua re-echilibrarea prin rotații.

Cazul 1. Crește înălțimea subarborelui stâng al nodului a care are factorul de echilibru inițial -1 .

a) Factorul de echilibru al fiului stâng b al lui a este -1 (figura 4.8). Aceasta înseamnă că noul element a fost inserat în subarborele A . Re-echilibrarea necesită o rotație simplă la dreapta a perechii tată-fiu ($a > b$).

b) Factorul de echilibru al fiului stâng b al lui a este 1 .

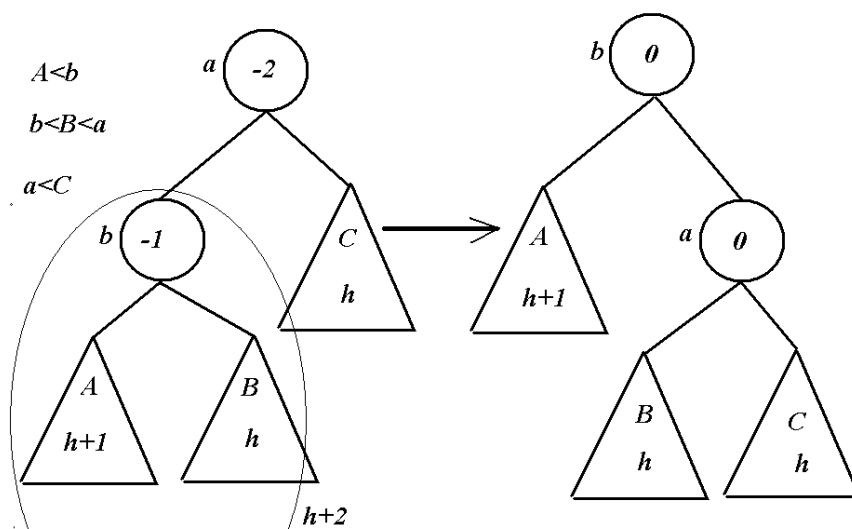


Figura 4.8: rotație simplă la dreapta pentru re-echilibrare

b.1) Factorul de echilibru al fiului drept c al lui b este 1 (figura 4.9). Aceasta înseamnă că noul element a fost inserat în subarborele C . Pentru re-echilibrare vom avea nevoie de o rotație dublă la dreapta a nodurilor $b < c < a$.

b.2) Factorul de echilibru al fiului drept c al lui b este -1. Se tratează ca și cazul b.1) (figura 4.10).

b.3) Factorul de echilibru al fiului drept c al lui b este 0. Dezechilibrarea este imposibilă.

c) Factorul de echilibru al fiului stâng b al lui a este 0. Dezechilibrarea este imposibilă.

Cazul II. Crește înălțimea subarborelui drept al nodului a care are factorul de echilibru inițial 1. Se tratează asemănător cu cazul I).

a) Factorul de echilibru al fiului stâng b al lui a este 1 (figura 4.11). Aceasta înseamnă că noul element a fost inserat în subarborele C . Re-echilibrarea necesită o rotație simplă la stânga a perechii tată-fiu ($a < b$).

b) Factorul de echilibru al fiului drept b al lui a este -1.

b.1) Factorul de echilibru al fiului stâng c al lui b este -1 (figura 4.12). Aceasta înseamnă că noul element a fost inserat în subarborele B . Pentru re-echilibrare vom avea nevoie de o rotație dublă la stânga a nodurilor $b > c > a$.

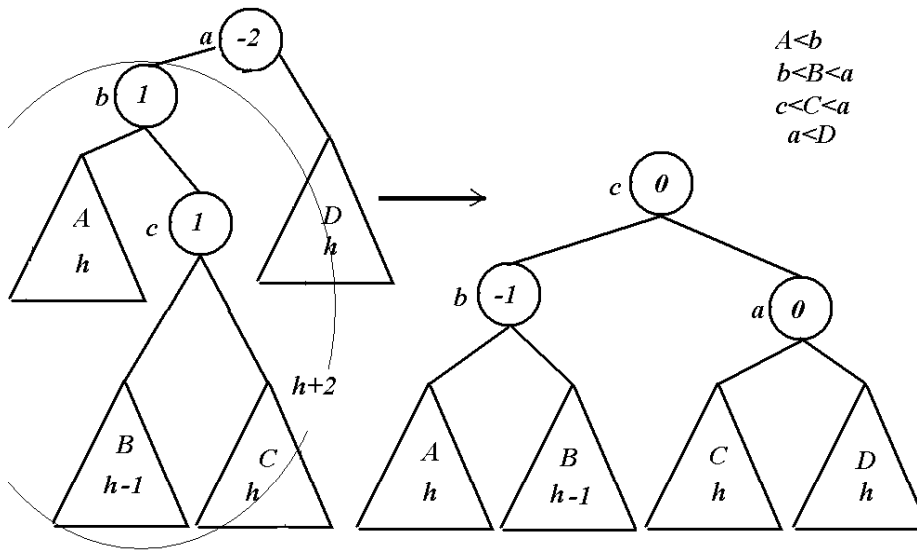


Figura 4.9: rotație dublă la dreapta pentru re-echilibrare

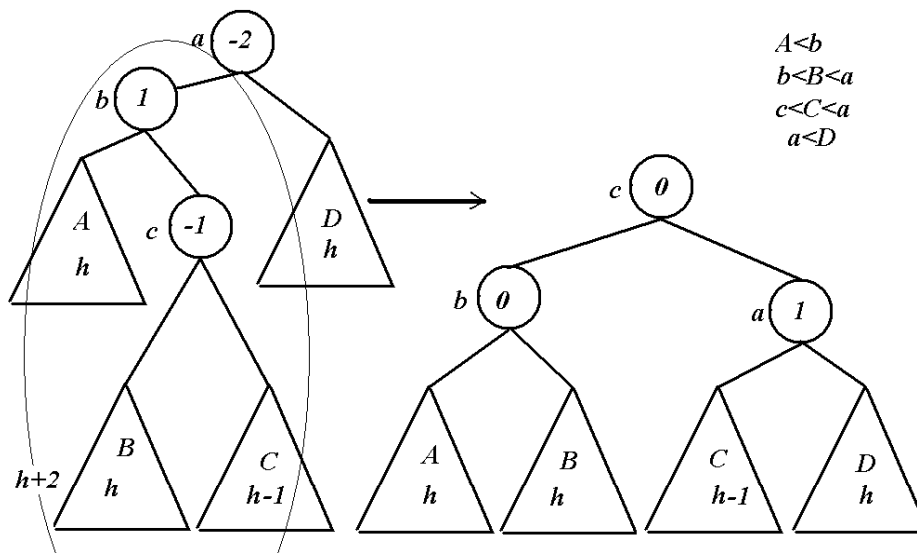


Figura 4.10: rotație dublă la dreapta pentru re-echilibrare

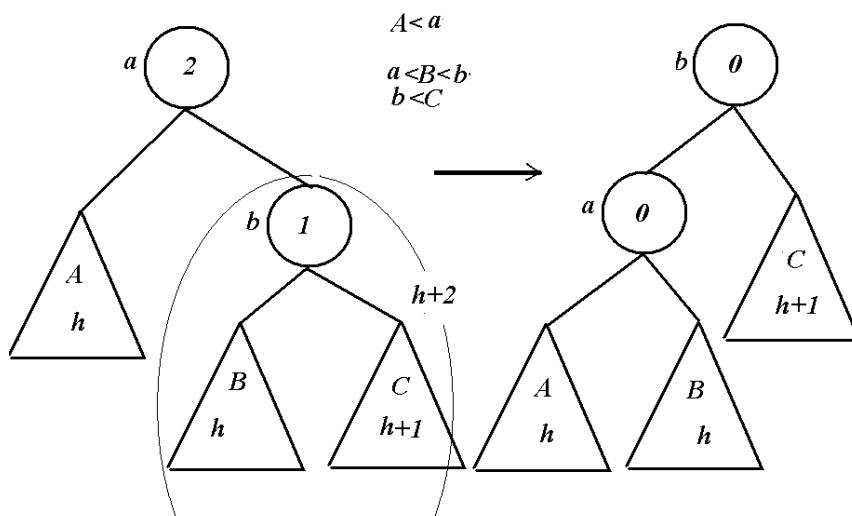


Figura 4.11: rotație simplă la stânga pentru re-echilibrare

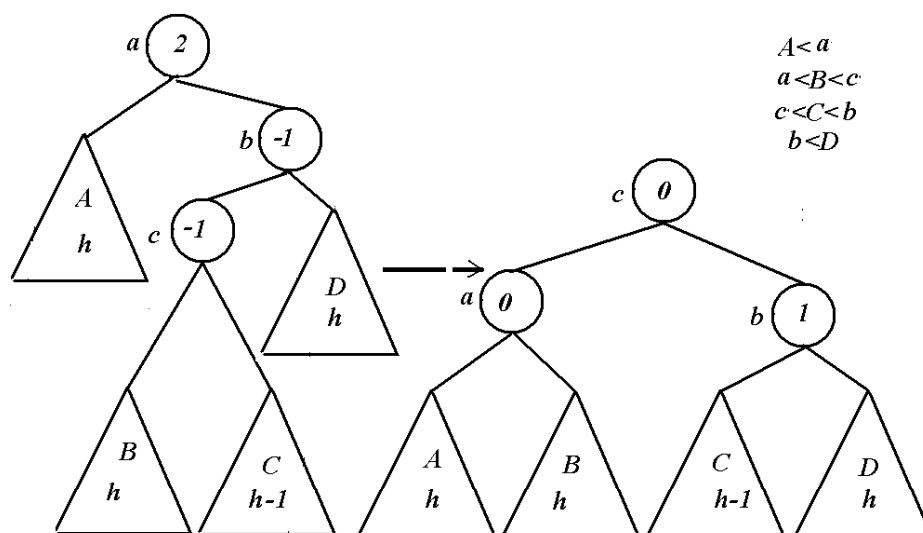


Figura 4.12: rotație dublă la stânga pentru re-echilibrare

b.2) Factorul de echilibru al fiului drept c al lui b este 1. Se tratează ca și cazul b.1) (figura 4.13).

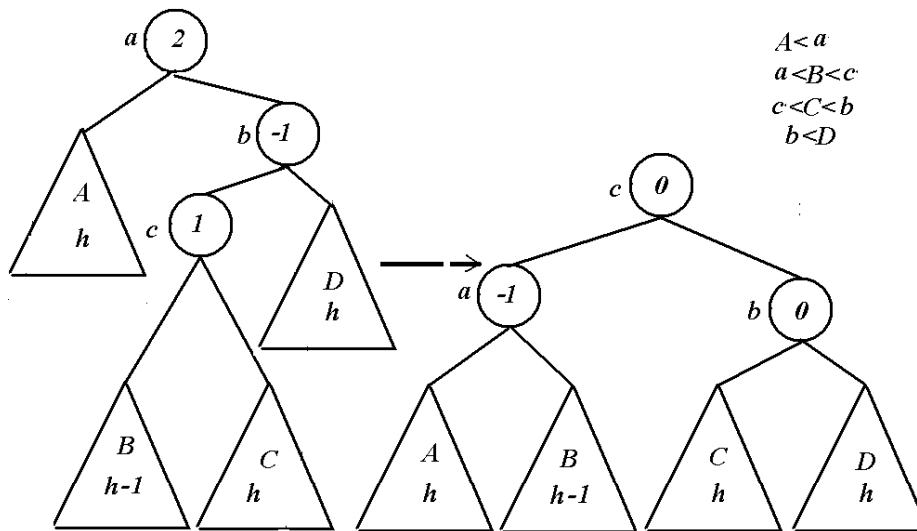


Figura 4.13: Rotație dublă la stânga pentru re-echilibrare

b.3) Factorul de echilibru al fiului drept c al lui b este 0. Dezechilibrarea este imposibilă.

c) Factorul de echilibru al fiului stâng b al lui a este 0. Dezechilibrarea este imposibilă.

4.5.2 Exemple

În arborele din figura 4.14 ne propunem să inserăm elementul 58. Suntem în cazul I.a). Subarborii cu rădăcinile 70 și 80 devin dezechilibrați. Pentru echilibrare se rotește perechea (60, 70) la dreapta, obținându-se arborele din figura 4.15.

În arborele din figura 4.16 ne propunem să inserăm elementul 68. Suntem în cazul I.b.1). Pentru echilibrare se rotește la stânga perechea (60, 65) și apoi se rotește la dreapta perechea (70, 65). Se obține în final arborele din figura 4.17.

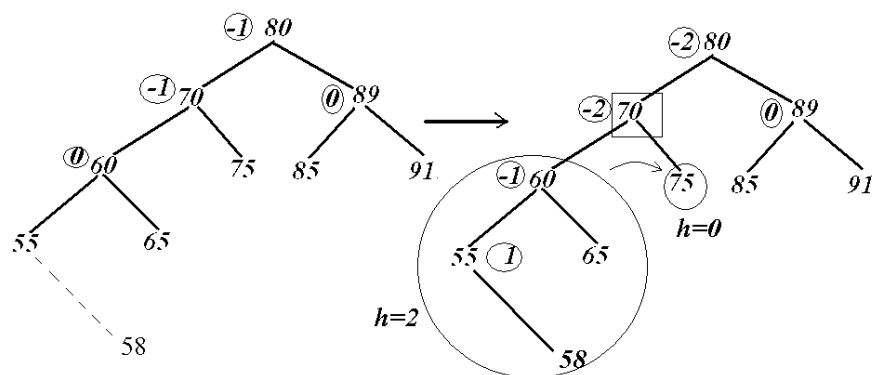


Figura 4.14: Exemplu de inserție într-un arbore echilibrat

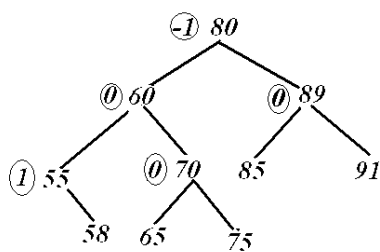


Figura 4.15: Exemplu de inserție într-un arbore echilibrat

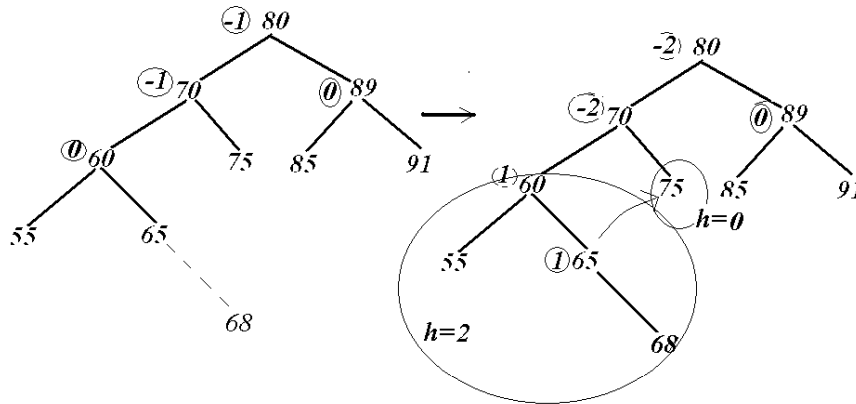


Figura 4.16: Exemplu de inserție într-un arbore echilibrat

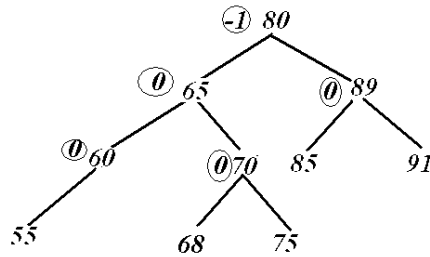


Figura 4.17: Exemplu de inserție într-un arbore echilibrat

4.5.3 Algoritmul de inserție în arbori echilibrați

Pentru a insera un element x într-un arbore binar de căutare echilibrat se parcurg următoarele etape:

- se caută poziția în care noul element trebuie inserat (ca în orice arbore binar de căutare);
- se inserează elementul x (ca în orice arbore binar de căutare);
- se reactualizează factorii de echilibru ai ascendenților lui x până la rădăcină sau până se găsește cel mai apropiat ascendent p al lui x , dacă există, astfel încât subarboarele T cu rădăcina p să fie dezechilibrat;
- dacă p există, se re-echilibrează subarboarele T cu ajutorul unei rotații (simple sau duble).

4.6 Ștergerea unui nod al unui arbore echilibrat

Ștergerea este similară inserției: ștergem nodul așa cum se procedează în cazul unui arbore binar de căutare și apoi re-echilibrăm arborele rezultat. Deosebirea este că numărul de rotații necesar poate fi tot atât de mare cât nivelul (adâncimea) nodului ce urmează a fi șters. De exemplu să ștergem elementul x din figura 4.18.a).

În urma ștergerii se ajunge la arborele ne-echilibrat din figura 4.18.b). Subarboarele cu rădăcina în y este ne-echilibrat. Pentru a-l echilibra este necesară o rotație simplă la dreapta a perechii (y, i) obținându-se arborele din figura 4.19.d); și acest arbore este ne-echilibrat, rădăcina a având factorul de echilibru -2 . O rotație dublă la dreapta a lui e, b și a , re-echilibrează arborele ajungându-se la arborele din figura 4.20.e).

4.6.1 Algoritmul de ștergere a unui nod dintr-un arbore echilibrat

Fie dată înregistrarea având cheia x . Pentru a șterge dintr-un arbore de căutare echilibrat nodul cu cheia x parcurgem următoarele etape

- se localizează nodul r având cheia x ;
- dacă r nu există, algoritmul se termină;
- altfel, se șterge nodul r , utilizând algoritmul de ștergere într-un arbore binar de căutare;

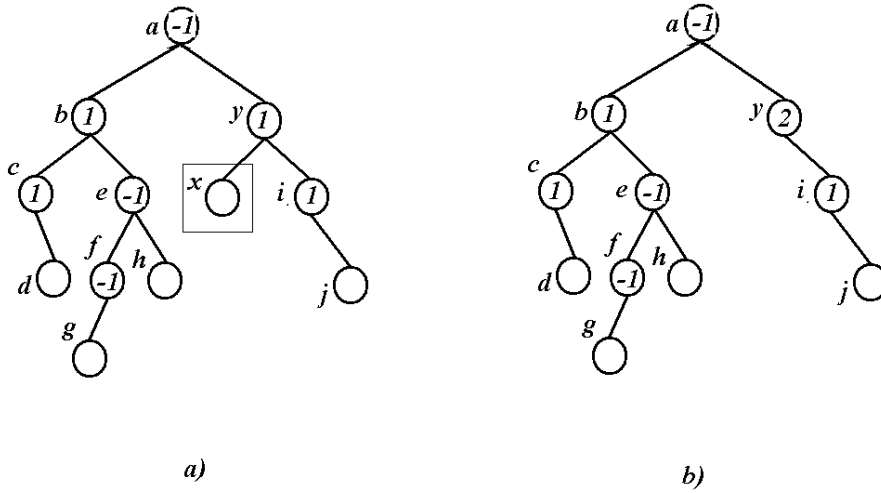


Figura 4.18: Exemplu de ștergere a unui nod dintr-un arbore echilibrat

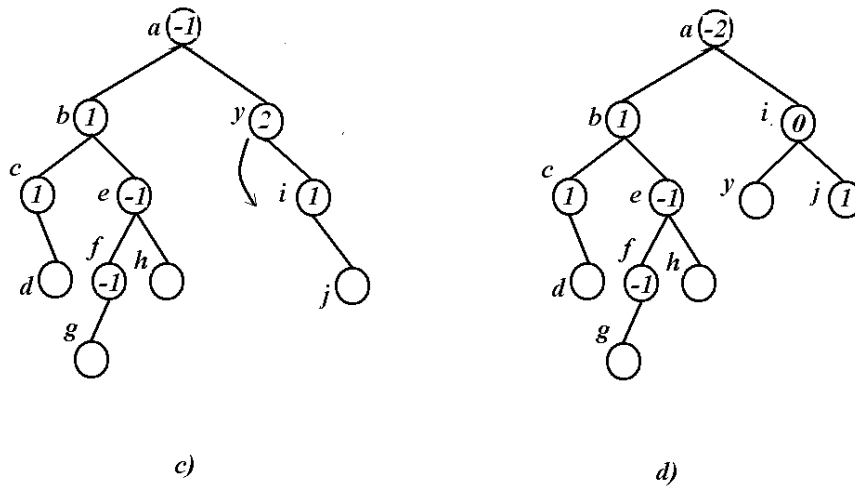


Figura 4.19: Exemplu de ștergere a unui nod dintr-un arbore echilibrat

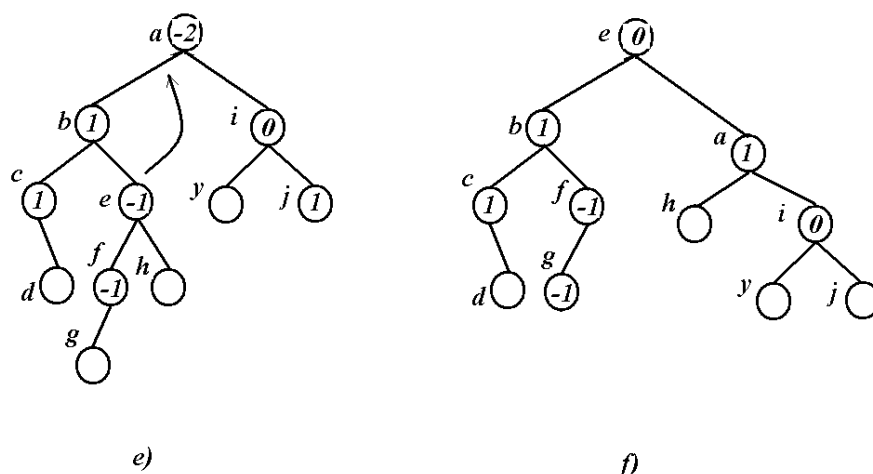


Figura 4.20: Exemplu de ștergere a unui nod dintr-un arbore echilibrat

- fie q nodul extern eliminat în urma aplicării algoritmului de ștergere și p tatăl său. Se re-echilibrează (dacă este cazul) arborele prin rotații implicând nodul p și eventual ascendenții acestuia.

Vom arăta că numărul de rotații necesar ștergerii unui nod poate ajunge până la numărul ce indică nivelul nodului în arbore. Observăm mai întâi că o rotație reduce cu 1 înălțimea arborelui căruia îi este aplicată. Fie a cel mai apropiat predecesor al elementului șters x , astfel ca subarboarele T_a cu rădăcina în a să fie neechilibrat. Dacă înainte de rotație $h(T_a) = k$, atunci după rotație $h(T_a) = k - 1$.

Fie b tatăl lui a (dacă a nu este rădăcina arborelui). Avem următoarele situații favorabile:

- factorul de echilibru al lui b este 0: nu este necesară nici-o rotație;
- factorul de echilibru al lui b este 1 și T_a este subarboarele drept al lui b : nu este necesară nici-o rotație;
- factorul de echilibru al lui b este -1 și T_a este subarboarele stâng al lui b : nu este necesară nici-o rotație.

Dificultățile se ivesc atunci când:

- factorul de echilibru al lui b este -1 și T_a este subarboarele drept al lui b ;
- factorul de echilibru al lui b este 1 și T_a este subarboarele stâng al lui b

În ambele cazuri va trebui să re-echilibrăm arborele T cu rădăcina în b .

Să observăm că înainte de echilibrare $h(T) = k+1$ iar după re-echilibrare $h(T) = k$. Astfel, subarboarele având drept rădăcină pe tatăl lui b poate deveni ne-echilibrat și tot așa până când ajungem la rădăcina arborelui inițial (în cel mai rău caz).

În continuare prezentăm un program, scris în C de inserare și ștergere de noduri într-un arbore binar de căutare echilibrat.

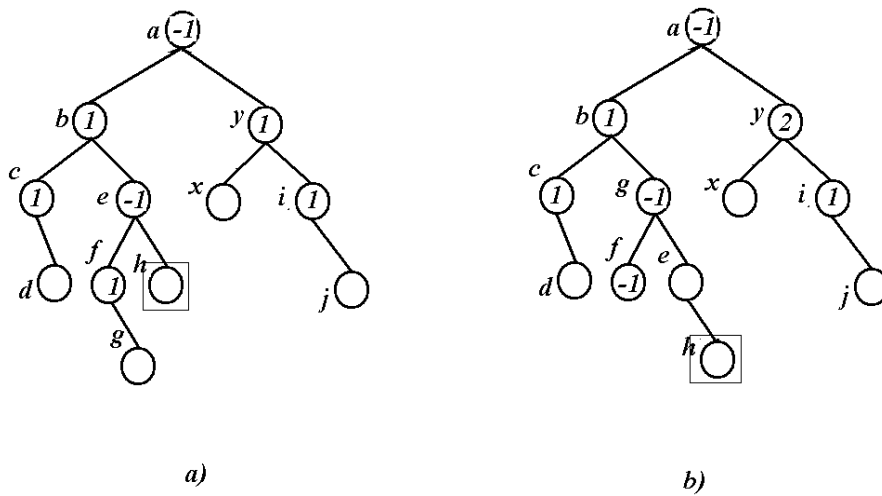


Figura 4.21: Exemplu de ștergere a unui nod dintr-un arbore echilibrat

```
# include<stdio.h>
# include<malloc.h>
# define F 0
# define T 1
struct Nod{char Info;int FactEch;struct Nod *st;struct Nod *dr;};
struct Nod *Inserare (char , struct Nod *, int *);
void Listare(struct Nod *, int );
struct Nod *EchilibrareDr(struct Nod *, int *);
struct Nod *EchilibrareSt(struct Nod *, int *);
struct Nod *Sterge(struct Nod *, struct Nod *, int *);
struct Nod *StergeElement(struct Nod *, char , int *);
/*****
/* Functia de inserare in arborele de cautare */
struct Nod * Inserare (char Info, struct Nod *tata, int *H)
```

```

{struct Nod *Nod1;
struct Nod *Nod2;
if(!tata)
{tata = (struct Nod *) malloc(sizeof(struct Nod));
tata->Info = Info;
tata->st = NULL;
tata->dr = NULL;
tata->FactEch = 0;
*H = T;
return (tata);}
if(Info < tata->Info)
{tata->st = Inserare(Info, tata->st, H);
if(*H)
/* Creste inaltimea subarborelui stang */
{
switch(tata->FactEch)
{
case 1: /* Subarborele drept mai inalt*/
tata->FactEch = 0;
*H = F;
break;
case 0: /* Arbore echilibrat */
tata->FactEch = -1;
break;
case -1: /* Subarborele stang mai inalt */
Nod1 = tata->st;
if(Nod1->FactEch == -1)
{//Cazul din figura 4.8
printf("Rotatie simpla la dreapta \n");
tata->st= Nod1->dr;
Nod1->dr = tata;
tata->FactEch = 0;
tata = Nod1;
tata->FactEch = 0;}
else
/*cazul Nod1->FactEch == 0 nu este posibil pentru ca
am fi avut *H=F; ramane Nod1->FactEch == 1 ca in
figurile 4.9 si 4.10 */

```



```

{
printf("Rotatie dubla la dreapta \n");
Nod2 = Nod1->dr;
Nod1->dr = Nod2->st;
Nod2->st = Nod1;
tata->st = Nod2->dr;
Nod2->dr = tata;
if(Nod2->FactEch == -1)
tata->FactEch = 1;
else
tata->FactEch = 0;
if(Nod2->FactEch == 1)
Nod1->FactEch = -1;
else
Nod1->FactEch = 0;
tata = Nod2;}
tata->FactEch = 0;
*H = F;}}
if(Info > tata->Info)
{
tata->dr = Inserare(Info, tata->dr, H);
if(*H)
/* Subarborele drept devine mai inalt */
{
switch(tata->FactEch)
{
case -1: /* Subarborele stang este mai inalt */
tata->FactEch = 0;
*H = F;
break;
case 0: /* Arbore echilibrat */
tata->FactEch = 1;
break;
case 1: /* Subarborele drept este mai inalt */
Nod1 = tata->dr;
if(Nod1->FactEch == 1)
/*Cazul din figura 4.11 */
printf("Rotatie simpla la stanga \n");

```

```

tata->dr= Nod1->st;
Nod1->st = tata;
tata->FactEch = 0;
tata = Nod1;
tata->FactEch = 0;}
else
/*cazul Nod1->FactEch == 0 nu este posibil pentru ca
am fi avut *H=F; ramane Nod1->FactEch == -1 ca in
figurile 4.12 si 4.136 */
{printf("Rotatie dubla la stanga \n");
Nod2 = Nod1->st;
Nod1->st = Nod2->dr;
Nod2->dr = Nod1;
tata->dr = Nod2->st;
Nod2->st = tata;
if(Nod2->FactEch == 1)
tata->FactEch = -1;
else
tata->FactEch = 0;
if(Nod2->FactEch == -1)
Nod1->FactEch = 1;
else
Nod1->FactEch = 0;
tata = Nod2;
}
tata->FactEch = 0;
*H = F;}}}}
return(tata);}
/*****
/* Functia de listare */
void Listare(struct Nod *Arbore,int Nivel)
{int i;
if (Arbore)
{
Listare(Arbore->dr, Nivel+1);
printf("\n");
for (i = 0; i < Nivel; i++)
printf(" ");

```

```

printf("%c", Arbore->Info);
Listare(Arbore->st, Nivel+1);
}
}
/* Echilibrare in cazul cand subarborele drept
devine mai inalt in comparatie cu cel stang*/
/*****/
struct Nod * EchilibrareDr(struct Nod *tata, int *H)
{
struct Nod *Nod1, *Nod2;
switch(tata->FactEch)
{
case -1:
tata->FactEch = 0;
break;
case 0:
tata->FactEch = 1;
*H= F;
break;
case 1: /* Re-echilibrare */
Nod1 = tata->dr;
if(Nod1->FactEch >= 0)
/* Cazul din figura 4.18 a) cu tata==y */
{
printf("Rotatie simpla la stanga \n");
tata->dr= Nod1->st;
Nod1->st = tata;
if(Nod1->FactEch == 0)
{
tata->FactEch = 1;
Nod1->FactEch = -1;
*H = F;
}
else
{
tata->FactEch = Nod1->FactEch = 0;
}
}
tata = Nod1;

```

```

    }
    else
    {
        printf("Rotatie dubla la stanga \n");
        Nod2 = Nod1->st;
        Nod1->st = Nod2->dr;
        Nod2->dr = Nod1;
        tata->dr = Nod2->st;
        Nod2->st = tata;
        if(Nod2->FactEch == 1)
            tata->FactEch = -1;
        else
            tata->FactEch = 0;
        if(Nod2->FactEch == -1)
            Nod1->FactEch = 1;
        else
            Nod1->FactEch = 0;
        tata = Nod2;
        Nod2->FactEch = 0;
    }
}
return(tata);
}
/* Echilibrare in cazul cand subarborele stang
devine mai inalt in comparatie cu cel drept*/
/*****/
struct Nod * EchilibrareSt(struct Nod *tata, int *H)
{
    struct Nod *Nod1, *Nod2;
    switch(tata->FactEch)
    {
        case 1:
            tata->FactEch = 0;
            break;
        case 0:
            tata->FactEch = -1;
            *H= F;
            break;
    }
}

```

```

case -1: /* Re-echilibrare */
Nod1 = tata->st;
if(Nod1->FactEch <= 0)
  /*Cazul figurii 4.18 a) cu tata==e */
  {
    printf(" Rotatie simpla la dreapta \n");
    tata->st= Nod1->dr;
    Nod1->dr = tata;
    if(Nod1->FactEch == 0)
    {
      tata->FactEch = -1;
      Nod1->FactEch = 1;
      *H = F; }
    else
    { tata->FactEch = Nod1->FactEch = 0; }
    tata = Nod1; }
    else
    /*cazul din figura 4.21 cu tata==e */
    { printf(" Rotatie dubla la dreapta \n");
      Nod2 = Nod1->dr;
      Nod1->dr = Nod2->st;
      Nod2->st = Nod1;
      tata->st = Nod2->dr;
      Nod2->dr = tata;
      if(Nod2->FactEch == -1)
      tata->FactEch = 1;
      else
      tata->FactEch = 0;
      if(Nod2->FactEch == 1)
      Nod1->FactEch = -1;
      else
      Nod1->FactEch = 0;
      tata = Nod2;
      Nod2->FactEch = 0; } }
    return(tata); }
  /* Inlocuieste informatia nodulului 'Temp' in care a fost gasita cheia
  cu informatia celui mai din dreapta descendent al lui 'R' (pe care
  apoi il sterge)*/

```

```

/*****/
struct Nod * Sterge(struct Nod *R, struct Nod *Temp, int *H)
{ struct Nod *DNod = R;
  if( R->dr != NULL)
  { R->dr = Sterge(R->dr, Temp, H);
    if(*H)
    R = EchilibrareSt(R, H); }
  else
  { DNod = R;
    Temp->Info = R->Info;
    R = R->st;
    free(DNod);
    *H = T; }
  return(R); }
/* Sterge element cu cheia respectiva din arbore */
/*****/
struct Nod * StergeElement(struct Nod *tata, char Info, int
*H)
{ struct Nod *Temp;
  if(!tata) {
    printf(" Informatia nu exista \n");
    return(tata); }
  else { if (Info < tata->Info ) {
    tata->st = StergeElement(tata->st, Info, H);
    if(*H)
    tata = EchilibrareDr(tata, H); }
    else
    if(Info > tata->Info) { tata->dr = StergeElement(tata->dr,
Info, H);
    if(*H)
    tata = EchilibrareSt(tata, H); }
    else { Temp= tata;
    if(Temp->dr == NULL) {
    tata = Temp->st;
    *H = T;
    free(Temp); }
    else
    if(Temp->st == NULL) { tata = Temp->dr;

```

```

    *H = T;
    free(Temp); }
else
{ Temp->st = Sterge(Temp->st, Temp, H);
if(*H)
tata = EchilibrareDr(tata, H); } } }
return(tata); }
/* Functia principala */
/***** */
void main()
{ int H;
char Info ;
char choice;
struct Nod *Arbore = (struct Nod *)malloc(sizeof(struct Nod));
Arbore = NULL;
printf(" Tastati 'b' pentru terminare: \n");
choice = getchar();
while(choice != 'b')
{ fflush(stdin);
printf(" Informatia nodului (tip caracter: a,b,1,2,etc.): \n");
scanf("%c",&Info);
Arbore = Inserare(Info, Arbore, &H);
printf(" Arborele este: \n");
Listare(Arbore, 1); fflush(stdin);
printf(" Tastati 'b' pentru terminare: \n");
choice = getchar(); }fflush(stdin);
while(1) {
printf(" Tastati 'b' pentru terminare: \n");
printf(" Introduceti cheia pe care vreti s-o stergeti: \n");
scanf("%c",&Info);
if (Info == 'b') break;
Arbore = StergeElement(Arbore, Info, &H);
printf(" Arborele este: \n");
Listare(Arbore, 1); } }

```


Bibliografie

- [1] T. H. CORMEN, C. E. LEISERSON, R. R. RIVEST, *Introducere în algoritmi*, Edit. Computer Libris AGORA, Cluj-Napoca, 2000
- [2] H. GEORGESCU, *Tehnici de programare*, Edit. Universității București, 2005.
- [3] D. E. KNUTH, *The Art of Computer Programming*, vol.1, Reading, Massachusetts, 1969; vol. 3, Addison-Wesley, 1973.
- [4] D. STOILESCU, *Culegere de C/C++*, Edit. Radial, Galați, 1998
- [5] I. TOMESCU, *Data Structures*, Edit. Universității București, 1998.