

## MODULUL 9 - Quadrees - Arbori Quad

Arborii quad sunt structuri de date ierarhice care au la bază un principiu de descompunere recursivă a spațiului de tip *divide et impera*. Denumirea provine de la faptul că fiecare nod intern al unui arbore quad are 4 fii.

Arborii quad se diferențiază după:

- Tipul de date pe care îl stochează: point data, regiuni, curbe, suprafețe, volume.
- Principiul de descompunere: descompunere în părți egale la fiecare nivel (eg. poligoane regulate) sau descompunere pe baza anumitor condiții de intrare.
- Rezoluția descompunerii: poate fi fixată dinainte sau poate depinde de anumite proprietăți ale datelor de intrare.

### 1 Quadrees pentru regiuni

Un arbore quad pentru regiuni se utilizează în general pentru partiționarea spațiului bi- sau tridimensional în regiuni, conform unui anumit criteriu de descompunere.

**Exemplu:** partiționarea unei imagini digitale în regiuni de culoare uniformă, conform algoritmului *Split and Merge*. Ideea principală a etapei de descompunere - *split* - este aceea de a descompune recursiv suprafața pătrată curentă în patru suprafețe pătrate de dimensiuni egale, până când se ajunge la suprafețe uniforme. Se consideră pentru aceasta imagini de dimensiune  $2^n \times 2^n$ .

În figura 1 este prezentat un exemplu de descompunere a unei imagini binare  $2^3 \times 2^3$ , iar în fig. 2 arborele quad corespunzător. Codurile asociate frunzelor vor fi explicate la sfârșitul secțiunii.

**Observații:**

- Structura pătrată pentru partiționarea unei regiuni este cea mai simplă, dar există și alte tipuri de descompuneri: triunghiuri echilaterale, triunghiuri dreptunghice isoscele, hexagoane echilaterale.
- Arborii quad cresc viteza de execuție a anumitor algoritmi pe imagini, suprafețe, structuri geometrice, dat fiind că majoritatea acestor algoritmi se reduc la o parcurgere, de obicei în preordine, a quadtree-ului asociat.

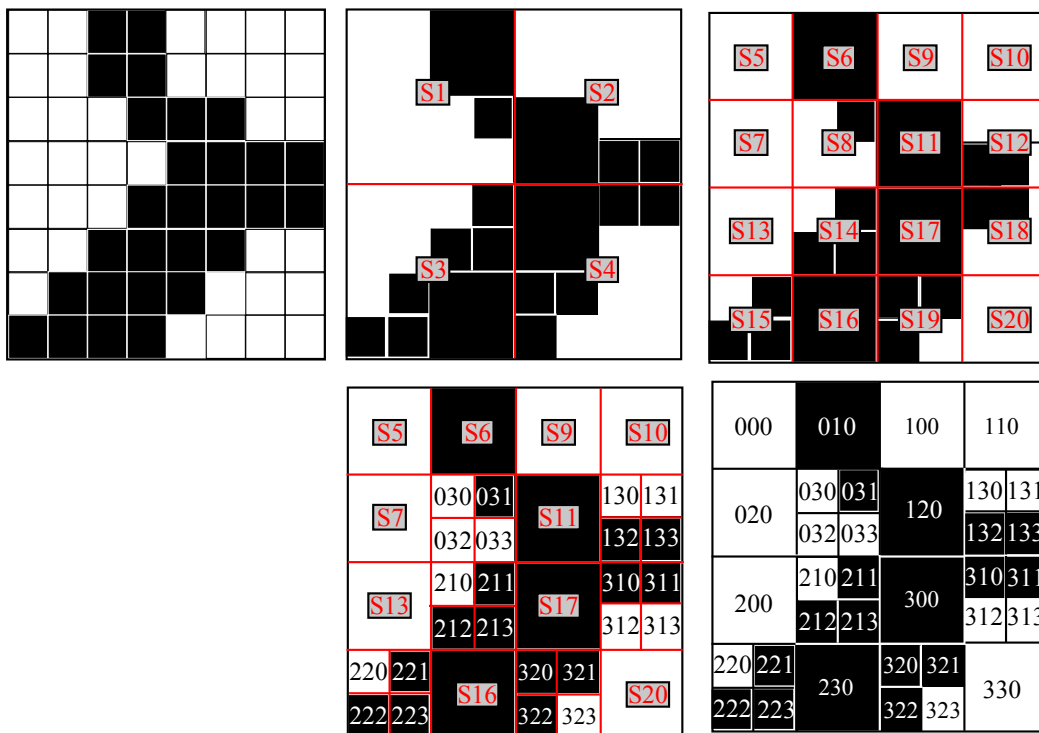


Figure 1: a) Imaginea binară originală; b) Rezultatul descompunerii

- În diferite situații - de exemplu etapa de merge a regiunilor vecine uniforme - este necesară identificarea vecinilor unui anumit nod.

## 1.1 Adiacență și vecinătate

Două regiuni se numesc vecine, dacă sunt adiacente.

Adiacența în spațiu nu înseamnă neapărat o relație simplă în cadrul nodurilor corespunzătoare din arbore. De exemplu, în figura 1 - regiunile 211 și 033 sunt adiacente, dar în cadrul quadtree-ului corespunzător din figura 2 nu sunt nici în relația de părinte-fiu, nici în relația de frate-frate. Se pune deci problema găsirii în arbore a două noduri, care în spațiu reprezintă regiuni vecine.

Fiecare nod al unui quadtree corespunde unei regiuni/unui bloc din imagine. Fiecare bloc are 4 laturi și 4 colțuri.

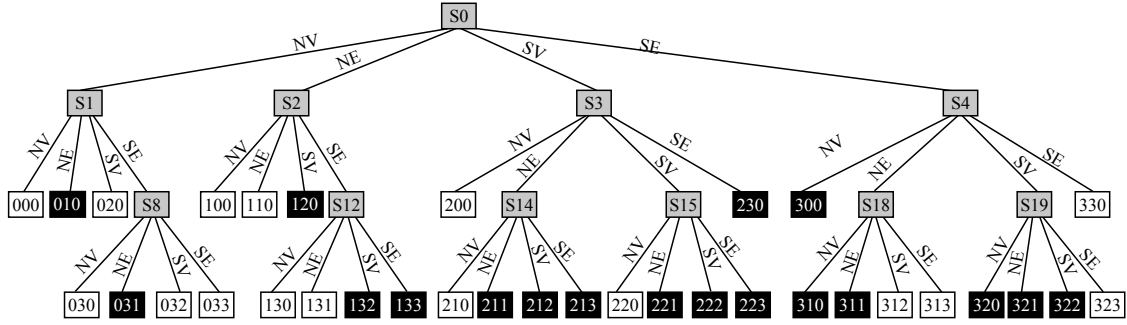


Figure 2: Arborele quad coresounzător imaginii binare din fig. 1

### Notății:

- Cele patru laturi ale unui bloc: N (nord), S (sud), E (est), V (vest).
- Cele patru colțuri: NV, NE, SV, SE

**Adiacență:** spunem că două blocuri  $P$  și  $Q$  disjuncte sunt adiacente după direcția  $D$  ( $D = N, S, E, V, NV, NE, SV, SE$ ), dacă

- $P$  are o parte din latura de pe direcția  $D$  comună cu  $Q$  - de exemplu în figura 3 blocul  $F$  este vecin la  $E$  cu blocul  $G$ .
- Colțul din direcția  $D$  al blocului  $P$  este adiacent cu colțul opus al blocului  $Q$  - în exemplu, blocul 38 este  $NE$  adiacent cu blocul  $H$

### Probleme:

- (1) Determinarea vecinilor care sunt adiacenți cu întreaga latură a unui anumit bloc - de exemplu în figură, blocul  $I$  la  $V$  cu blocul  $H$ , sau blocul 37 la  $V$  cu blocul  $J$ . În acest caz problema se reduce pentru un anumit bloc  $P$  la determinarea celui mai mic bloc cu latura mai mare sau egală cu cea a lui  $P$  și care este adiacent cu  $P$  după direcția  $D$ .
- (2) Determinarea acelor vecini care sunt adiacenți numai cu un segment din latura unui anumit bloc - de exemplu în figură blocul 57 la  $V$  cu blocul  $M$ . În acest caz vecinul căutat trebuie specificat prin informații suplimentare

În continuare prezentăm tipurile de cereri care pot fi efectuate asupra unui quad-tree pentru determinarea de vecini.

### Notății:

- $G$  = "greater then or equal"
- $C$  = "corner"
- $S$  = "side"
- $N$  = "neighbor"

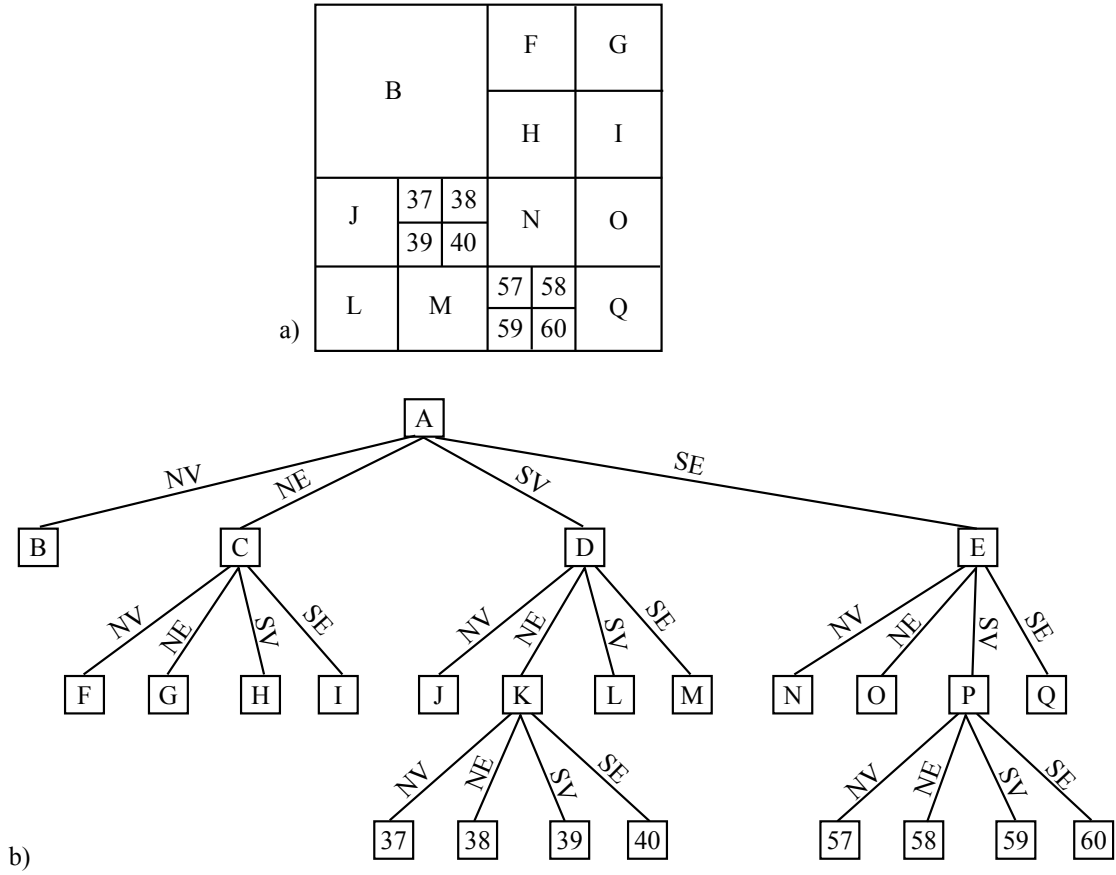


Figure 3: a) Suprafață descompusă în suprafețe pătrate uniforme; b) Arborele quad corespunzător

### Cereri

- (1) **GSN(P,D)** = cel mai mic bloc adiacent cu latura din direcția  $D$  a blocului  $P$  și care are latura mai mare sau egală cu latura lui  $P$ .  
**Exemplu:**  $GSN(J, N) = B$ ;  $GSN(N, V) = K$  (care se descompune în blocurile 37,38,39,40).
- (2) **CSN(P,D,C)** = cel mai mic bloc care este adiacent cu latura  $D$  și colțul  $C$  al nodului  $P$ .  
**Exemplu:**  $CSN(J, E, SE) = 39$ ;  $CSN(Q, V, NV) = 58$ .
- (3) **GCN(P,C)** = cel mai mic bloc adiacent cu  $P$  și aflat de partea opusă a colțului  $C$  al blocului  $P$  și care are latura mai mare sau egală cu latura lui  $P$ . **Atenție:** acest bloc trebuie să intersecteze suprafața determinată de colțul opus al colțului  $C$ .  
**Exemplu:**  $GCN(J, NE) = B$  NU 37;  $GCN(B, SE) = E$ ;  $GCN(58, NV) = N$ .
- (4) **CCN(P,C)** = cel mai mic bloc aflat de partea opusă a colțului  $C$  al blocului  $P$ . Și în acest caz este obligatoriu ca blocul astfel determinat să se intersecteze cu suprafața determinată de colțul opus colțului  $C$  al lui  $P$ .

**Exemplu:**  $CCN(58, NV) = N$ ;  $CCN(59, NE) = 58$ .

**Observații:**

- $GSN$ ,  $CSN$ ,  $GCN$ ,  $CCN$  nu definesc relații 1 - la - 1. Pot exista mai multe blocuri care au același vecin:  $GSN(H, E) = B$  și  $GSN(F, E) = B$ .
- Relațiile de vecinătate astfel definite nu sunt neapărat simetrice:  $GSN(H, E) = B$ , dar  $GSN(B, V) = C$ .
- Un bloc care nu se află pe marginea imaginii are minim 5 vecini. Acest lucru poate fi dedus din următoarele observații:
  - Un bloc nu poate fi adiacent cu două blocuri de dimensiuni mai mari aflate pe direcții opuse (vezi blocul 37, fig. 3).
  - Un bloc poate avea doar doi vecini de latură mai mare, aflați pe direcții care nu sunt opuse (ex: vest și nord). Pe celelalte două laturi și pe un colț mai sunt vecini mai mici sau egali ca dimensiune. (vezi fig. 3).
- Un nod are maxim 8 vecini (de dimensiuni mai mari sau egale).

În continuare vor fi considerate doar cererile  $GSN$  și  $GCN$ .

## 1.2 Determinarea vecinilor adiacenți după o direcție verticală sau orizontală

**Problematică:** determinare unui bloc  $Q$  vecin al lui  $P$ ,  $Q = GSN(P, D)$ .

Idee generală este aceea de a urca de la nodul  $P$  către primul strămoș comun cu  $Q$ , iar apoi de a coborî de la acest strămoș comun către  $Q$ .

**Observații:**

- Dacă direcția  $D = E$ , căutăm vecinul de la  $E$ , deci  $P$  se află pe ramuri  $SV$  sau  $NV$  față de strămoșul comun.
- Dacă direcția este  $D = V$ , căutăm vecinul la  $V$  deci  $P$  se află pe ramuri  $SE$  sau  $NE$  față de strămoșul comun.
- Dacă direcția  $D = N$ , căutăm vecinul de la  $N$ , deci  $P$  se află pe ramuri  $SV$  sau  $SE$  față de strămoșul comun.
- Dacă direcția  $D = S$ , căutăm vecinul de la  $S$ , deci  $P$  se află pe ramuri  $NV$  sau  $NE$  față de strămoșul comun.

Stămoșul comun se obține când se urcă de la nodul curent către părinte pe o ramură ce nu conține direcția de căutare!

**Exemplu:**  $GSN(N, V) = K$ . Se observă că se urcă de la  $N$  către  $E$ ,  $N$  fiind descendentul  $NV$  al lui  $E$ . Apoi de la  $E$  spre  $A$ ,  $E$  fiind descendentul  $SE$  al lui  $A$ . În acest moment subarboarele care îl conține pe  $K$  se află la **EST** față de nodul curent, care este chiar rădăcina. Deci vecinul de la **VEST** va fi pe una dintre ramurile  $NV$  sau  $SV$  ale lui  $A$ . Coborârea în arbore către vecinul căutat se face pe ramuri simetrice față de direcția  $D$  relativ la ramurile pe care s-a făcut urcarea către  $A$ .

**Atenție:** urcarea s-a făcut pe ramurile  $NV$ ,  $SE$ , iar simetria este  $D = V$ , deci ramurile simetrice vor fi  $SV$  (simetricul lui  $SE$  față de verticală) și  $NE$  (simetricul lui  $NV$  față de verticală) și se observă că se ajunge la vecinul căutat  $K$ .

### Algoritm general pentru GSN

```

GSN(P, D)
    nod=P
    parinte=nod.p
    Stiva={}
    cat timp (parinte≠NULL si ramura pe care urc de la nod la parinte
                contine D)
        pune pe Stiva simetricul ramurii de urcare de la nod la parinte
        fata de directia D
        nod=parinte
        parinte=nod.p
    sfarsit cat timp
    daca parinte=NULL atunci
        RETURN NULL
    sfarsit daca

    plaseaza pe stiva ramura simetrica fata de D
    a ramurii corespunzatoare a lui nod fata de parinte

    nod=parinte
    cat timp Stiva≠ {}
        directie ← Stiva
        daca nod≠frunza atunci
            nod=nod.directie
        altfel BREAK
    sfarsit cat timp
    RETURN nod

```

**Exemple:** considerăm din nou figura

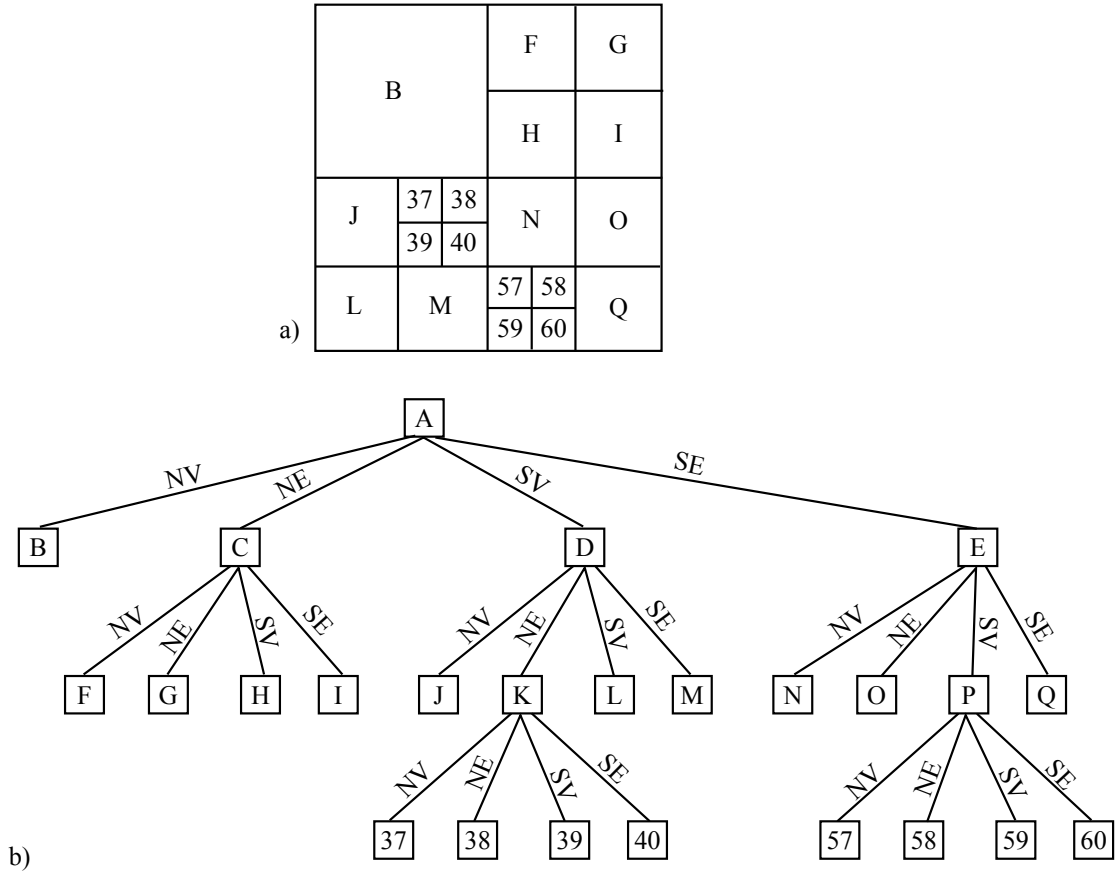


Figure 4: a) Suprafață descompusă în suprafețe pătrate uniforme; b) Arborele quad corespunzător

1.  $GSN(39, N)$ : Stiva =  $\emptyset$ , nod = (39), parinte = (K),  $39 = K.SV$ ,  $D = N$ .

Deci ramura de urcare nu conține  $N \Rightarrow$  strămoșul comun este chiar  $K \Rightarrow$  se oprește bucla cât timp.

Se plasează pe stivă simetricul lui  $SV$  față de orizontală  $\Rightarrow$  Stiva = (NV)  $\Rightarrow$  cobor din  $K$  pe ramura  $NV$  și ajung la nodul 37.

Din imagine se vede clar că s-a determinat vecinul dorit.

2.  $GSN(59, V)$ : Stiva =  $\emptyset$ , nod = (59), parinte = (P),  $(59) = (P).SV$ ,  $D = V$

Deci ramura de urcare conține direcția  $V \Rightarrow$  plasez pe stivă simetricul lui  $SV$  față de verticală  $\Rightarrow$  Stiva = (SE)

În plus nod = (P), parinte = (E) ( $P = (E).SV$ ), deci ramura de urcare conține  $V \Rightarrow$  Stiva = (SE, SE).

În plus nod = (E), parinte = (A) și ( $E = (A).SE$ ). Nu mai conține direcția  $\Rightarrow$  ne oprim din ciclare.

În plus se pune pe stivă  $SV$ , deci  $Stiva = (SV, SE, SE)$ .

De la rădăcină se coboară pe ramurile din stivă:  $A.SV = D$ ,  $D.SE = M$  dar  $M$  este frunză deci ne oprim și vecinul căutat este  $M$  (se verifică corectitudinea în fig. 6)

$GSN(59, V) = M$

B			F	G
			H	I
J	37	38	N	O
	39	40		
L	M	57	58	Q
		59	60	

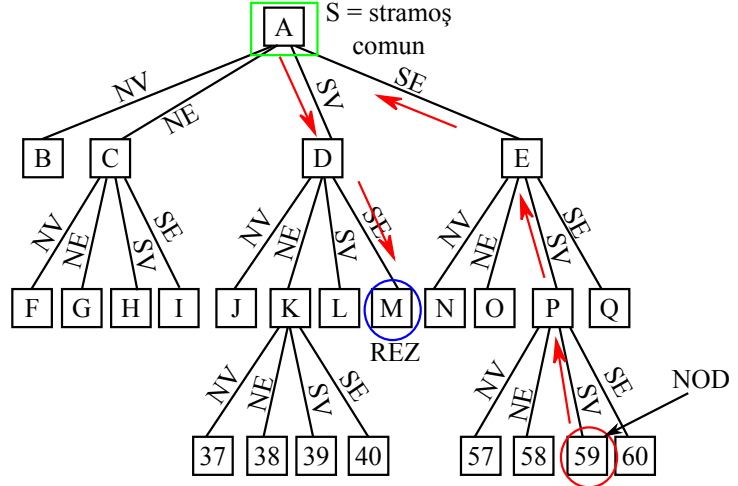


Figure 5: a) Suprafață descompusă în suprafețe pătrate uniforme; b) Drumul parcurs în arbore pentru găsirea vecinului cu  $GSN(59, V)$

### 1.3 Determinarea vecinilor diagonali

**Problematică:** determinare unui bloc  $Q$  vecin al lui  $P$ ,  $Q = GCN(P, D_1 D_2)$ ,  $D_1 \in \{N, S\}$ ,  $D_2 \in \{E, V\}$ .

**Idee generală:** caut un nod strămoș al lui  $P$  vecin orizontal / vertical cu un nod strămoș nodului căutat. Acest lucru se realizează după cum urmează:

- se urcă de la nodul curent spre părinte, până când nodul se află pe partea  $D_1 D_2 \neq D_3 D_4$  a părintelui. În acest moment nodul curent devine acest părinte, pe care îl notăm cu  $Q$ .
- **dacă**  $D_1 \neq D_3$  și  $D_2 \neq D_4$  atunci  $Q$  este strămoș comun și tot ceea ce trebuie să fac este să cobor din  $Q$  pe arce complementare cu cele pe care s-a urcat, adică dacă s-a urcat pe arc  $SV$  se coboară pe arc  $NE$ , dacă s-a urcat pe arc  $SE$  se coboară pe arc  $NV$ , etc.
- **altfel**
  - **dacă**  $D_1 \neq D_3$  atunci caut vecinul  $R$  lui  $Q$  după direcția  $D_2$  cu algoritmul  $R = GSN(Q, D_2)$ ,  $R$  va deveni nodul curent.



- **altfel** dacă  $D_2 \neq D_4$  atunci caut vecinul  $R$  lui  $Q$  după direcția  $D_1$  cu algoritmul  $R = GSN(Q, D_1)$ ,  $R$  va deveni nodul curent.
- Din nodul  $R$  astfel obținut se coboară pe arce complementare cu cele pe care s-a ajuns la  $Q$ .

Perechile de arce complementare:  $(NV, SE)(NE, SV)$ .

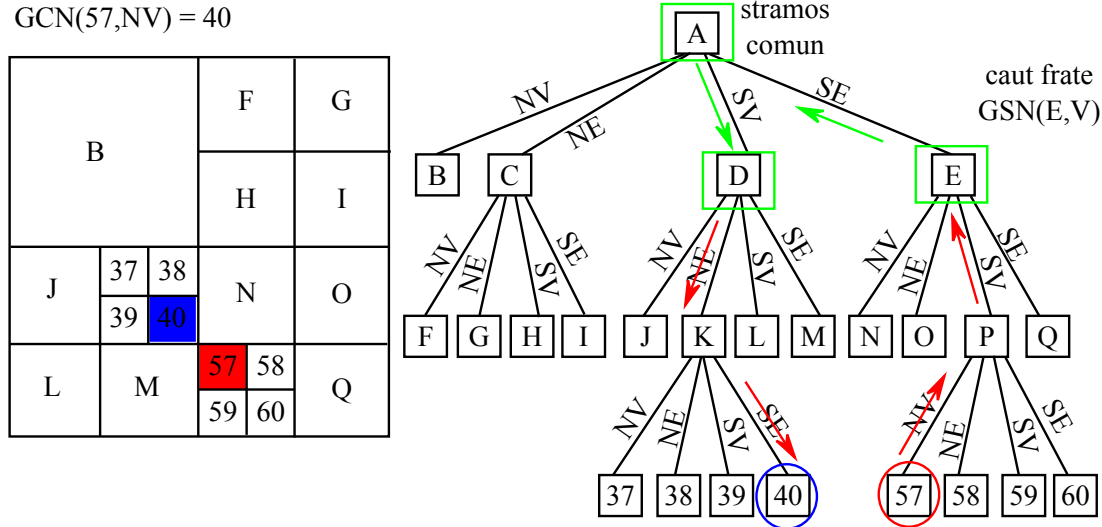


Figure 6: a) Suprafață descompusă în suprafețe pătrate uniforme; b) Drumul parcurs în arbore pentru găsirea vecinului cu  $GCN(57, NV)$

### Exemple:

#### 1. $GCN(57, NV)$ :

- urcăm la părintele  $P$  pe ramura  $NV$  egală cu direcția din apel, deci continuăm la părintele lui  $P$ ,  $E$ , pe ramură  $SV \neq NV$
- Dar  $D_1 = N$ ,  $D_2 = V$  și  $D_3 = S$ ,  $D_4 = V$ , deci  $D_1 \neq D_3$  și  $D_2 = D_4$   $Q = E$ , rezultă căutarea vecinului  $R$  al lui  $Q$ , după algoritmul  $GSN(E, V)$ , adică urc la părinte, cât timp sunt pe o ramură cu  $V$ . Ramura de urcare de la  $E$  la  $A$  este  $SE$  care nu conține pe  $V$ , deci ne oprim.
- Se mai urcă o dată. Părintele este  $A =$  rădăcina. Acum se coboară conform algoritmului  $GSN$  pe ramura  $SV$ , adică la  $D$ , care este vecinul la vest al lui  $E$ .
- Acum, conform algoritmului  $GCN$ , cobor pe ramură opusă a lui  $SV$ , adică  $NE$  și ajung la  $K$  și de aici cobor pe ramura  $SE$  și ajung la 40.
- Din figura 6 se observă că am ajuns exact la vecinul căutat.

#### 2. $GCN(38, NE)$ :

- Urcăm la părintele  $K$  pe o ramură  $NE$ , egală cu direcția de apel, deci se continuă urcarea la părintele lui  $K$ ,  $D$ , pe o ramură  $NE$ , tot egală cu ramura de apel. Se urcă la părintele lui  $D$ , care este rădăcina  $A$ , pe o ramură  $SV \neq NE$ , cu  $D_1 = N$ ,  $D_2 = E$ ,  $D_3 = S$ ,  $D_4 = V$ .
- Deci  $D_1 \neq D_3$  și  $D_2 \neq D_4$ . Am ajuns la un părinte comun al lui 38 cu vecinul căutat. Se coboară acum pe ramurile  $NE$  la  $C$  și  $SV$  la  $H$ . Nu mai există descendenți pentru  $H$ , deci algoritmul se oprește.
- S-a obținut vecinul  $H$ , care este cel căutat (vezi fig. 5).

### 3. GCN(N, NE):

- Urc de la  $N$  la părintele  $E$  pe o ramură  $NV$ . Observăm  $NV \neq NE$  cu  $D_1 = N = D_3$ ,  $D_2 = E$ ,  $D_4 = V$ .
- Deci se aplică  $GSN(E, N)$ . Urcăm de la  $E$  la părintele  $A$  (rădăcina) pe o ramură  $SE$ . De aici se coboară pe o ramură simetrică față de orizontală, deci pe ramura  $NE$  la nodul  $C$ .
- Acum s-a găsit vecinul la  $N$  al lui  $E$ , care este  $C$ .
- De aici se continuă coborârea conform algoritmului  $GCN$  pe o ramură complementară cu  $NV$ , adică  $SE$  și se ajunge la  $I$ .
- Vecinul căutat este deci  $I$ , ceea ce rezultă și din figura 5.

**Aplicații:** algoritmul *Split and Merge* de segmentare pentru imagini digitale.

## 1.4 Linear Quadrees

Principala problemă a implementării clasice a unui arbore quad, adică folosind o structură de pointeri, în cazul unei imagini, este numărul mare de noduri interne necesare. De fapt în aplicații reale, în cazul imaginilor se utilizează o structură de date numită arbori quad liniari - *Linear Quadrees* - care reprezintă de fapt lista frunzelor în parcurgerea de la stânga la dreapta. Fiecare frunză este o structură de tip nod, care conține un câmp pentru culoare, un câmp pentru nivelul la care se află în arbore și un cod unic în baza 4.

Codul fiecărei frunze este alcătuit prin interclasarea codurilor binare ale coordonatelor  $y$  și  $x$  ale pixelului din colțul stânga-sus al blocului din imagine reprezentat prin frunză. Codul binar obținut prin interclasarea celor două coduri este transformat într-un cod în baza 4 prin gruparea cifrelor binare două câte două într-o cifră din baza 4.

Algoritmul presupune imagini de dimensiuni  $2^n \times 2^n$ .

**Exemplu:** în imaginea  $2^3 \times 2^3$  din fig. 6 coordonatele  $y, x$  ale colțului stânga sus:

- ale blocului  $B$ : sunt 0, 0, în binar pe trei poziții  $y = 000, x = 000$ . după interclasare codul este 000000. Grupând două câte două cifre binare și transformând în baza 4 obținem codul 000
- ale blocului  $F$ : sunt 0, 4, în binar pe trei poziții  $y = 000, x = 100$ . după interclasare codul este 010000. Grupând două câte două cifre binare și transformând în baza 4 obținem codul 100
- ale blocului  $G$ : sunt 0, 6, în binar pe trei poziții  $y = 000, x = 110$ . după interclasare codul este 010100. Grupând două câte două cifre binare și transformând în baza 4 obținem codul 110
- ale blocului 40: sunt 5, 3, în binar pe trei poziții  $y = 101, x = 011$ . după interclasare codul este 100111. Grupând două câte două cifre binare și transformând în baza 4 obținem codul 213

În figura 7 este prezentat modul de codificare al frunzelor obținute prin descompunerea unei imagini binare  $2^3 \times 2^3$  în blocuri de culoare uniformă.

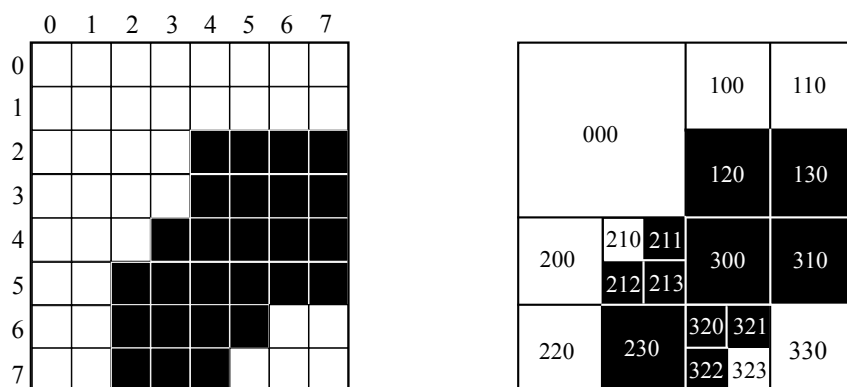


Figure 7: Suprafață descompusă în suprafețe pătrate uniforme și etichetele corespunzătoare în baza 4

Arborele corespunzător este reprezentat în fig. 8.

### Determinarea vecinilor într-un QuadTree liniar

- **calculul codului unui vecin:** este realtiv simplă determinarea codului unui vecin de pe același nivel de descompunere, de exemplu pentru un anumit nod, vecinii de pe același nivel care au același părinte au codul în care diferă doar cifra corespunzătoare nivelului respectiv.
- **căutarea în lista de frunze:** nu este obligatoriu ca să existe un vecin pe același nivel, de exemplu blocul cu codul 210 nu are la nord vecin pe același nivel de descompunere, ci doar pe un nivel superior. Rezultă că, după calculul codului corespunzător vecinului, acesta trebuie căutat în lista de frunze.

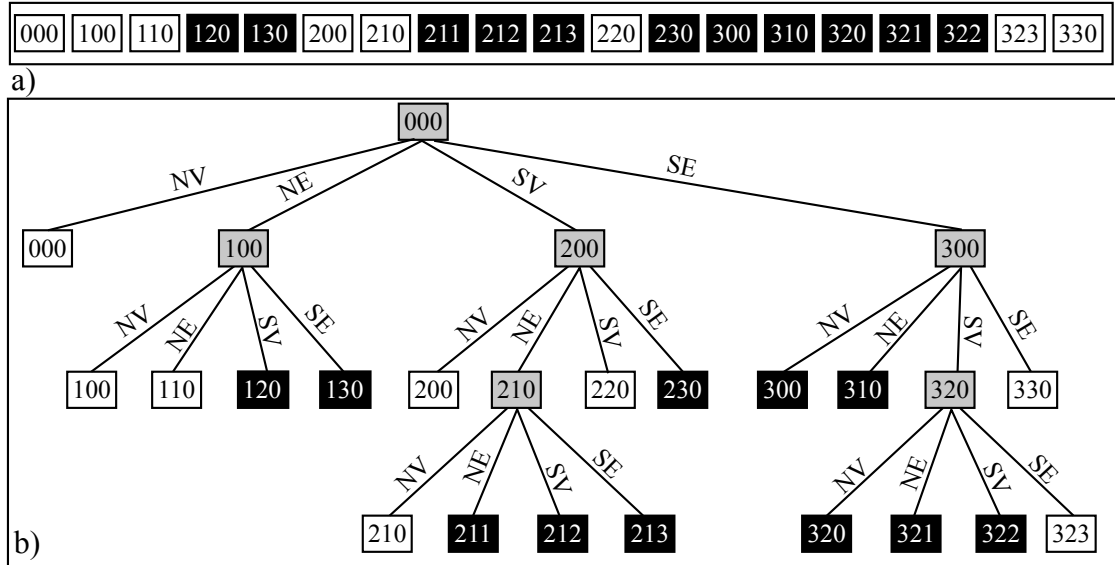


Figure 8: Arborele liniar păstrat sub forma unui vector ce conține doar etichetele frunzelor considerate de la stânga la dreapta și arborele quad corespunzător,

## 2 Point Region Quad Trees - PR-Quadtrees

Arborii quad de tip point-region împart o suprafață pătrată în mod similar ca și arborii quad pentru suprafețe/imagini, cu deosebirea că împărțirea nu se realizează pe baza culorii suprafeței, ci pe baza unui set de puncte plasate în suprafața dată.

**Idee generală:** se consideră o suprafață bidimensională cu coordonatele  $(x, y)$  în domeniul  $[0, dim] \times [0, dim]$  și  $n$  puncte  $P_i = (x_i, y_i)$ ,  $i = \overline{1, n}$  plasate pe această suprafață.

Suprafața se împarte în patru suprafețe egale în mod recursiv, până când fiecare frunză conține cel mult unul dintre punctele  $P_i$ .

Un exemplu este prezentat în figura 9.

### 2.1 Căutarea unui nod

Se dorește căutarea nodului în care s-ar afla punctul  $P$  de coordonate  $P.x$  și  $P.y$ , dacă acest punct ar exista pe suprafața dată. Dacă se consideră nodul curent  $Z$  la care s-a ajuns în arbore, notăm cu  $Z.top\_left$  colțul stânga sus al suprafeței reprezentate de  $Z$  și cu  $Z.bottom\_right$  colțul dreapta jos al acestei suprafețe. Pe baza coordonatelor acestor colțuri poate fi stabilit în care cadran ar trebui să se afle punctul  $P$  și deci pe ce ramură trebuie coborât în arbore.

#### Algorithm

PR\_SEARCH(T, P)

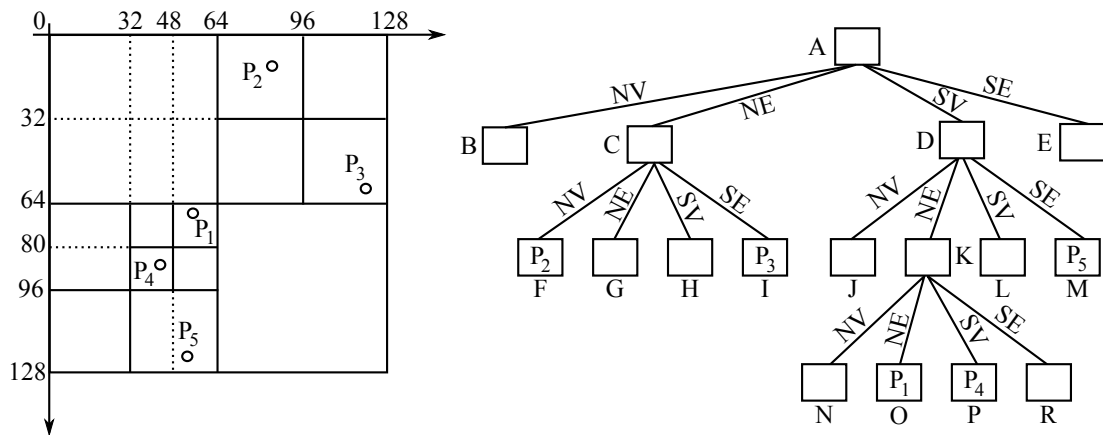


Figure 9: a) Suprafața pentru care se realizează împărțirea în regiuni împreună cu 5 puncte. b) PR-tree-ul corespunzător.

```

daca P.x < 0 sau P.x > T.bottom_right.x
    sau P.y < 0 sau P.y > T.bottom_right.y atunci
        RETURN NULL
sfarsit daca
cat timp Z nu e frunza
    daca P.x ≤ (Z.bottom_right.x)/2
        si P.y ≤ (Z.bottom_right.y)/2 atunci
            Z = Z.NV
    altfel
        daca P.x > (Z.bottom_right.x)/2 si
            P.y > (Z.bottom_right.y)/2 atunci
                Z = Z.SE
        altfel
            daca P.x ≤ (Z.bottom_right.x)/2 atunci
                Z = Z.SV
            altfel Z = Z.NE
    sfarsit daca
sfarsit daca
sfarsit cat timp
RETURN Z

```

**Exemplu:** considerăm arborele din fig. 9, construit pe baza setului de puncte  $\{(55, 67), (80, 15), (119, 58), (41, 85), (53, 117)\}$ .

**SEARCH(T, (50, 105)):**

$Z = A$  nu e frunză  $\Rightarrow$  verific în care dintre cele 4 blocuri descendente poate fi găsit

$P = (50, 105)$ .

$$\left. \begin{array}{l} 0 < P.x = 50 < 64 \\ 64 < P.y = 105 < 128 \end{array} \right\} \Rightarrow Z = Z.SV = D$$

$D$  nu este frunză  $\Rightarrow$  verific în care dintre cele 4 blocuri descendente se plasează  $P$ .

$$\left. \begin{array}{l} 32 < P.x = 50 < 64 \\ 96 < P.y = 105 < 128 \end{array} \right\} \Rightarrow Z = Z.SE = M$$

$M$  este frunza corespunzătoare punctului  $(50, 105)$ .

## 2.2 Inserarea într-un PR-arbore

Dacă se dorește inserarea punctului  $P$  într-un PR-arbore quad, atunci, după identificarea frunzei  $M$  care corespunde punctului  $P$ , se verifică dacă frunza respectivă conține deja un punct, în exemplul anterior  $P_5$ :

- Dacă nu, atunci se inserează  $P$  în câmpul informație.
- Altfel (cazul exemplului) se sparge blocul corespunzător frunzei  $M$  în 4 blocuri noi, frunza se înlocuiește cu un nod interior, care are 4 descendenți, corespunzători noilor blocuri obținute, se plasează punctul aflat în frunza  $M$  în nodul nou construit corespunzător și se continuă procesul de căutare a unei frunze corespunzătoare lui  $P$ , cu eventuale noi spargeri, dacă este necesar.

Exemplul inserției nodului  $P = (50, 105)$  în arborele din fig. 9 este reprezentat în fig. 10.

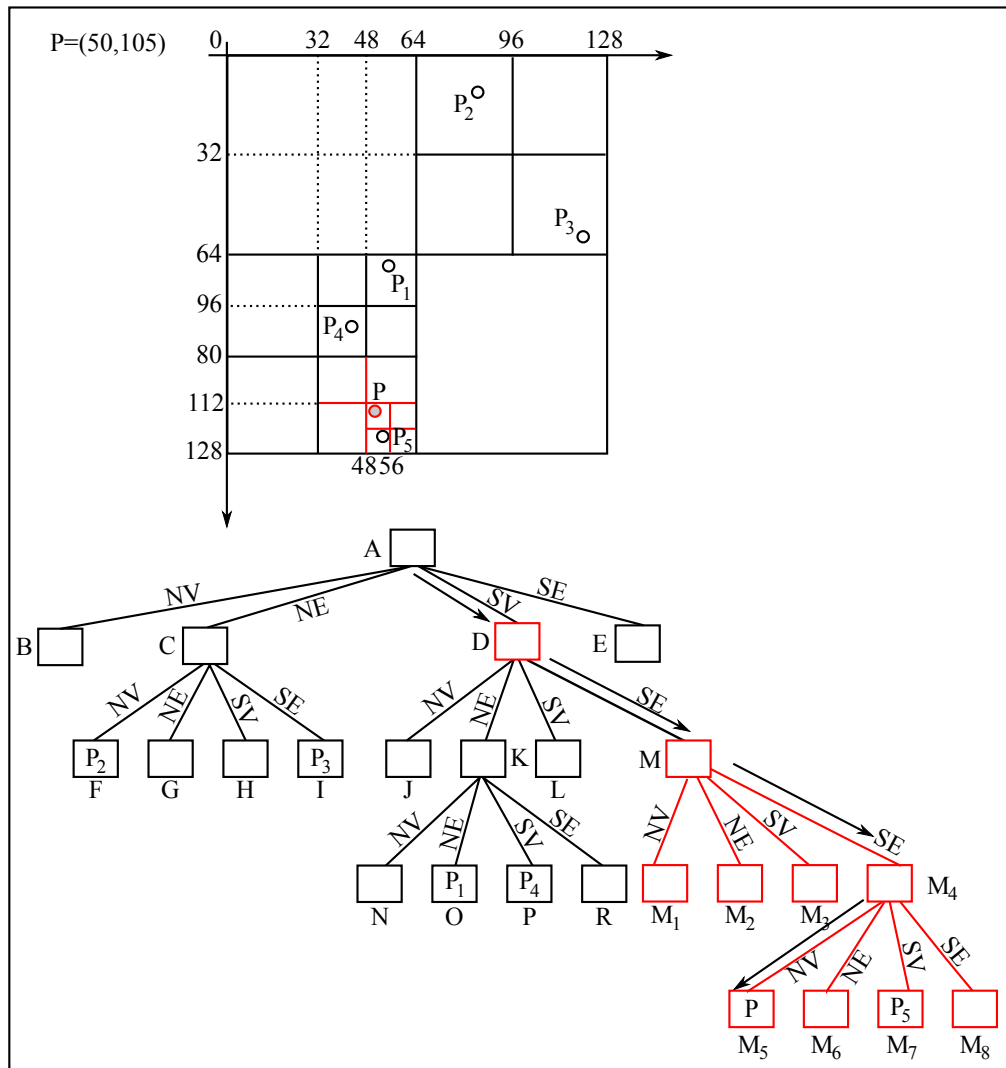


Figure 10: Inserția punctului  $P = (50, 105)$  în arborele din figură.

### Algoritm

```

PR_INSERT(T, point, dim)
    daca point.x < 0 sau point.x > dim
        sau point.y < 0 sau point.y > dim atunci
            Scrie("nu poate fi inserat")
            RETURN
    sfarsit daca
    daca T = NULL atunci
        Aloca T
        T.info = point
        T.top_left = (0,0)
        T.bottom_right = (dim,dim)
        T.SV = T.SE = T.NV = T.NE = T.p = NULL

```

```

        RETURN
    sfarsit daca
    X = T
    repeta
        //cauta frunza in care se plaseaza punctul point
        Z = PR_SEARCH(X,point)
        daca Z.info = NULL atunci
            Z.info = point
        altfel
            1.  sparge suprafata din Z in patru suprafete
                plasate in noduri noi  $Z_1, Z_2, Z_3$  si  $Z_4$ 
            2.  plaseaza Z.info in nodul corespunzator  $Z_1, Z_2, Z_3$  sau  $Z_4$ 
            3.   $Z.NV = Z_1, Z.NE = Z_2, Z.SV = Z_3, Z.SE = Z_4$ 
            4.  Z.info = NULL
            5.   $Z_1.p = Z, Z_2.p = Z, Z_3.p = Z, Z_4.p = Z$ 
        sfarsit daca
        X = Z
        //acum Z nu mai este frunza si se reia cautarea
    pana cand X = frunza
RETURN

```

## 2.3 Construcția unui PR-arbore quad

Construcția unui PR-arbore quad se realizează prin inserții succesive într-un arbore inițial vid.

### Algoritm

```

PR_CONSTRUCT(P,n,dim)
    Initializare T
    pentru i=1, n
        PR_INSERT(T, P[i])
    sfarsit pentru
RETURN T

```

## 2.4 Eliminarea unui punct P

Se caută frunza  $M$  corespunzătoare nodului  $P$  în arbore. Dacă  $M$  nu conține  $P$ , atunci  $P$  nu există în arbore și deci nu poate fi șters.

Altfel: se șterge  $P$  din frunza  $M$ .



Dacă frații lui  $M$  sunt frunze și în blocul reprezentat prin aceste 4 frunze se află cel mult un punct  $Q$  din mulțimea de puncte ale PR-arborelui, atunci cele patru frunze se șterg, iar punctul  $Q$  se mută în părintele lui  $M$ , care acum devine frunză.

Această etapă se repetă, până când se ajunge la un nod ai cărui descendenți nu sunt cu toții frunze sau sunt 4 frunze care conțin împreună cel puțin 2 puncte.

Utilizăm funcția  $IS\_MERGEABLE(Y)$  care verifică dacă nodul  $Y$  conține 4 descendenți care pot fi eliminați și în caz afirmativ returnează informația (dacă există) a unicului descendent frunză care nu este vid.

### Algoritm

```

IS_MERGEABLE(Y)
    nr = 0
    info = NULL
    daca Y.NV ≠ frunza sau Y.NE ≠ frunza sau Y.SV ≠
        frunza sau Y.SE ≠ frunza atunci
            RETURN NULL

    sfarsit daca
    daca Y.NV.info ≠ NULL atunci
        info=Y.NV.info
        nr=nr+1
    sfarsit daca
    daca Y.NE.info ≠ NULL atunci
        info=Y.NE.info
        nr=nr+1
    sfarsit daca
    daca Y.SE.info ≠ NULL atunci
        info=Y.SE.info
        nr=nr+1
    sfarsit daca
    daca Y.SV.info ≠ NULL atunci
        info=Y.SV.info
        nr=nr+1
    sfarsit daca
    daca nr>1 atunci info=NULL
RETURN info

PR_DELETE(T,P)
    Z=PR_SEARCH(T,P)
    daca Z.info = P atunci
        Z.info = NULL
        Y = Z.p
        ok = true
        cat timp Y≠NULL si ok

```

```

        Info = IS_MERGEABLE(Y)
        daca Info = NULL atunci
            ok = false
        altfel
            Y.info = Info
            Y.NV = Y.NE = Y.SV = Y.SE = NULL
            Z = Y
            Y = Y.p
        sfarsit daca
    sfarsit cat timp
altfel
    scrie("Nu exista P")
sfarsit daca
RETURN

```

**Exemplu** ștergem punctul (50,105) din arborele care conține punctele:  $\{P_1 = (55, 67), P_2 = (80, 15), P_3 = (119, 58), P_4 = (41, 85), P_5 = (53, 117), P_6 = (50, 105)\}$  (fig. 11 și 12)

### Observații

1. Forma unui PR-QuadTree nu depinde de ordinea în care sunt inserate punctele în arbore.
2. Dacă se inserează două puncte foarte apropiate este posibil să trebuiască efectuate numeroase spargeri ale blocurilor, până se ajunge la separarea celor două puncte, ceea ce conduce la creșterea în adâncime a arborelui și la introducerea unui număr semnificativ de noduri ce nu conțin nici un punct.

## 2.5 Înălțimea unui PR-QuadTree

Considerând  $d$  = distanța minimă între două puncte din blocul original și  $n$  dimensiunea laturii acestui bloc, atunci adâncimea  $h$  a PR-Quadtree-ului corespunzător este:

$$\log_4 n \leq h \leq \log_2 \left( \sqrt{2}n/d \right) + 1$$

**Demonstrație:** evident, dacă toate frunzele sunt la aceeași adâncime,  $h = \log_4 n$ .

**Altfel:** cele mai mici blocuri, adică cele mai adânci frunze, se obțin pentru separarea celor mai apropiate două puncte dintr-un cadran (fig. 13). Presupunem că aceste două puncte  $P_1$  și  $P_2$  se află la adâncimea  $h$ , părintele din care au provenit se afla la dâncimea  $h - 1$  și avea dimensiunea laturii  $L = n/2^{h-1}$ . Distanța între  $P_1$  și  $P_2$  este  $d$  și

$$d \leq \sqrt{2}n/2^{h-1}$$

De aici rezultă

$$h - 1 \leq \log_2 \left( \sqrt{2}n/d \right) \Rightarrow h \leq \log_2 \left( \sqrt{(2)}n/d \right) + 1$$

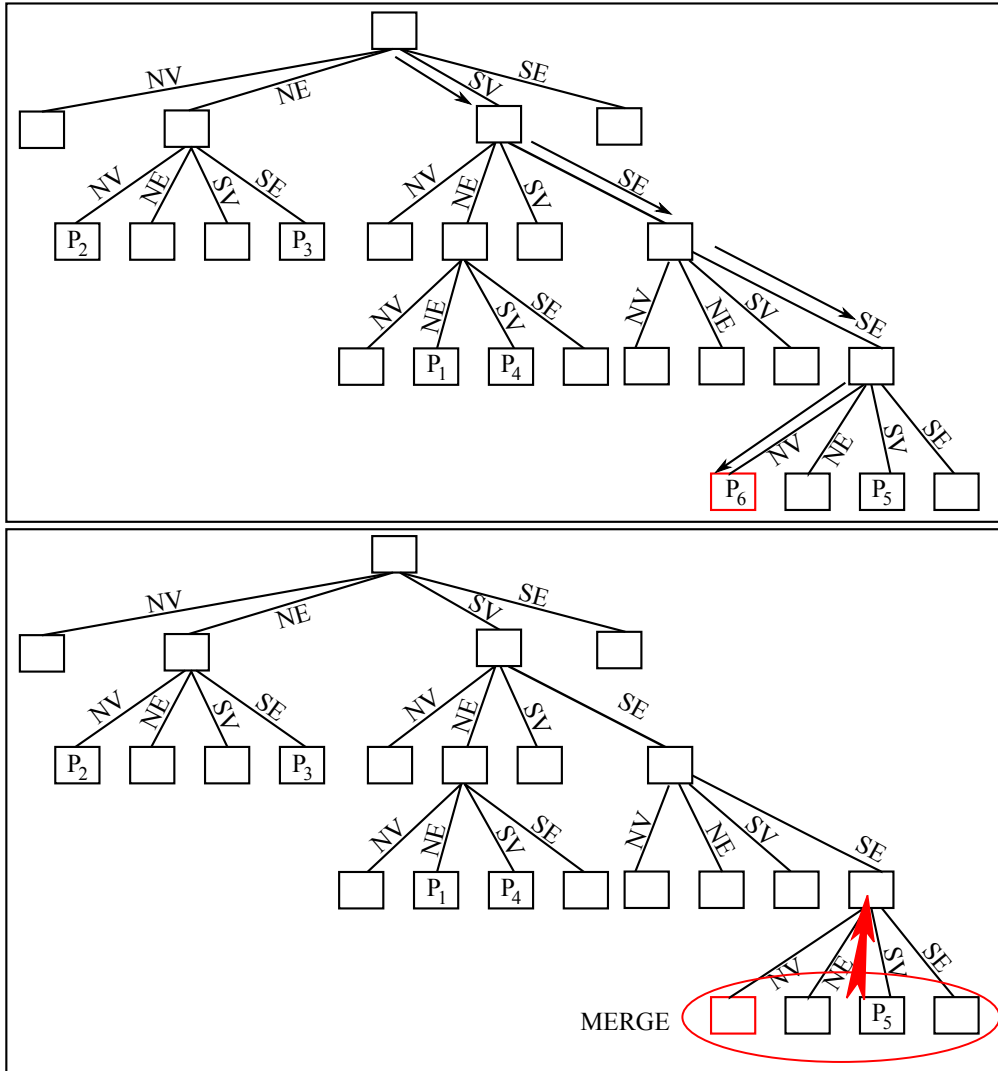


Figure 11: Ștergerea punctului  $P = (50, 105)$  din arbore.

Determinarea vecinilor: același algoritm ca și pentru Quadtrees.

### Exemplu de aplicație

Se consideră un bloc pătrat de dimensiune  $2^n \times 2^n$  ce reprezintă o hartă, pe care se află amplasate  $m$  orașe. Acestea pot fi reprezentate cu ajutorul unui PR-arbore quad. Să se determine toate orașele aflate la distanța maximă  $d$  de un oraș dat  $P$ .

**Idee de rezolvare:** Se parcurge în preordine PR-arborele. Pentru fiecare nod curent  $X$ , se verifică dacă poate conține orașe la distanța cel mult  $d$  de  $P$ . Acest lucru poate fi determinat pe baza coordonatelor colțurilor blocului  $X.top\_left$  și  $X.bottom\_right$ :

$$P.x - d \geq X.top\_left.x \text{ și } P.y - d \geq X.top\_left.y$$

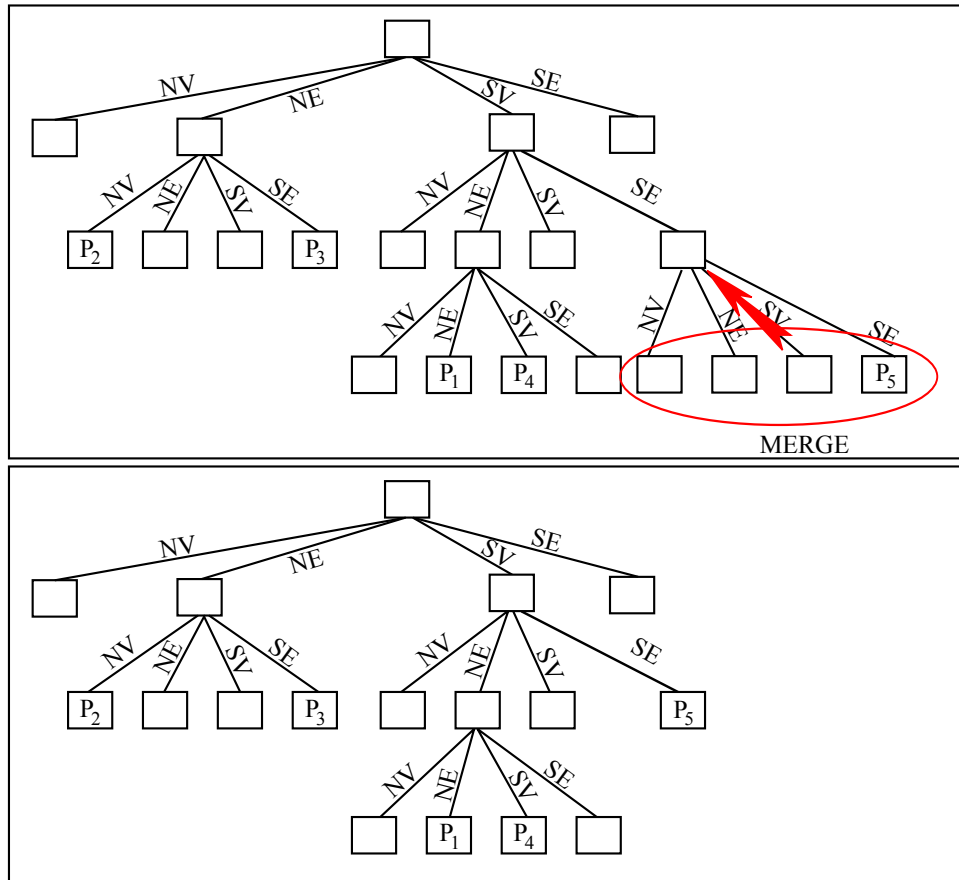


Figure 12: Ștergerea punctului  $P = (50, 105)$  (continuare).

și  $P.x + d \leq X.bottom\_right.x$  și  $P.y + d \leq X.bottom\_right.y$ .

În caz afirmativ se continuă coborârea pe subarboarele de rădăcină  $X$ , altfel se oprește căutarea în acel subarboare.

Un exemplu de astfel de căutarea este prezentat în figura 14.

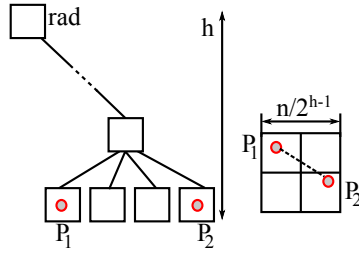


Figure 13: Cele mai apropiate două puncte de la cel mai de jos nivel.

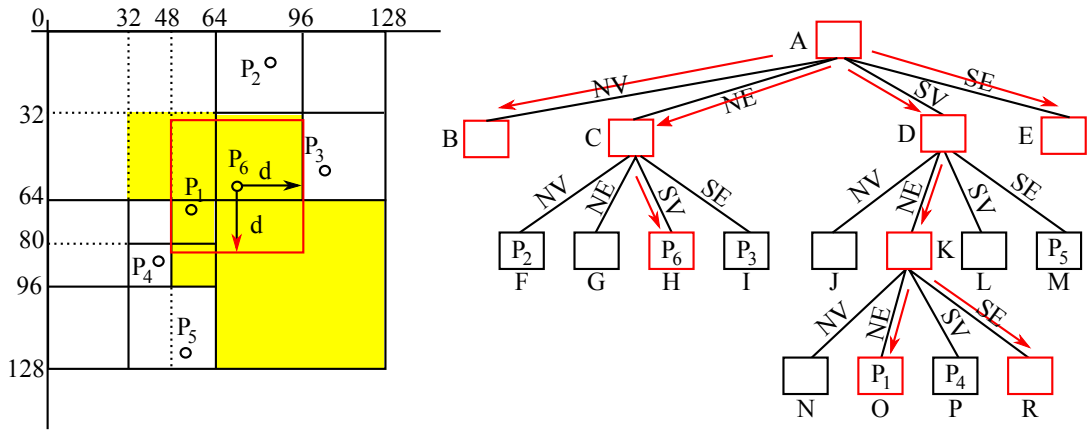


Figure 14: Căutarea punctelor aflate la distanța cel mult  $d$  față de un punct dat.