

# Curs SDA 5: Structuri de date avansate pentru multimi B-Trees. Structuri de date pentru multimi disjuncte

1

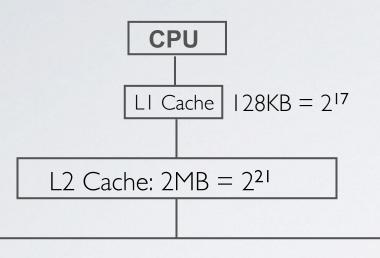




- daca se utilizeaza frecvent operatii bazate pe ordinea sortata a elementelor -> se prefera un ABC echilibrat
- ... dar daca avem nevoie sa stocam un dictionar foarte mare ( $IGB = 2^{30}$  bytes)?
  - Problema este ca nu mai putem presupune "fiecare operatie de acces la memorie (read/write) ia O(1)", pentru ca ...

#### IERARHIA DE MEMORIE





instructiuni, operanzii in registri (e.g., add, mov, etc): 230/sec

aducerea datelor in L1: 2<sup>29</sup>/sec

aducerea datelor in L2: 2<sup>25</sup>/sec

Main memory:  $2GB = 2^{31}$ 

aducerea datelor in memoria principala: 2<sup>22</sup>/sec

Disk:  $1TB = 2^{40}$ 

aducerea datelor din locatie aleatoare de pe disk: 27/sec

"streamed": 2<sup>18</sup>/sec

#### MORALA...



- Este mult mai rapid sa executi
  - 5 mil. op. aritmetice
  - 2500 op. de acces la L2 cache
  - 400 op. de acces la memoria principala
- De ce se utilizeaza modelul acesta de ierarhie?
  - Compromis dimensiune/viteza/cost
    - "You can have either two "
  - HDD-urile devin mai mari, nu mai rapide
  - Cresterea vitezei la nivele superioare -> cele inferioare par (relativ) mai incete

decat:

I op. de acces la disc

I op. de acces la disc

I op. de acces la disc

#### DE REGULA - "FORGET ABOUT IT"



- Pentru ca ...
- · Hardware-ul muta automat datele in memoria cache din memoria principala
  - Inlocuind ceea ce e deja acolo
  - Algoritmii sunt mai rapizi in realitate daca datele "incap" in cache (de regula incap)
- · Accesul la disc se face prin intermediul sistemului de operare
- Deci, de regula nu trebuie sa consideram ierarhia de memorie explicit cand proiectam algoritmi si structuri de date
- Cu cateva exceptii, cand datele nu incap in memoria principala (disc ->) / cache (memoria principala ->)
  - LATENTA!
    - Prin urmare, se trimit mai multe date decat doar "referinta" ceruta, pentru ca ...
      - E usor
      - Probabil sa fie utilizata in curand (e.g. vectori, campuri din structura) ~ principiul localitatii

#### LEGATURA CU STRUCTURILE DE DATE



- Datele sunt mutate intre nivelele ierarhiei in "grup":
  - Disc
     ← memorie: bloc (pagina)
  - Memorie principala
     ← cache: linie
  - Dimensiunea nu este sub controlul programului!
- Structurile de date
  - · Implementarile secventiale (vector) exploateaza acest lucru, cele inlantuite nu
- Pp. coada cu  $2^{23}$  obiecte, fiecare  $2^{7}$  bytes (pe disc), dimensiune bloc =  $2^{10}$  bytes
  - Implementarea secventiala 2<sup>20</sup> accese la disc
    - daca e "streamed" perfect: > 4 secunde  $2^{18}$ /sec
    - la locatii aleatoare pe disc:  $> 8000 \text{ sec} (> 2h) 2^7/\text{sec}$
  - Implementare inlantuita, caz defavorabil  $-2^{23}$  accese aleatoare la disc (> 16h)  $-2^{7}$ /sec
- Nota: vector nu e neaparat "bine" (e.g. heap, unde acesele se fac in "salt", nu liniar)

#### REVENIND LA ARBORI....



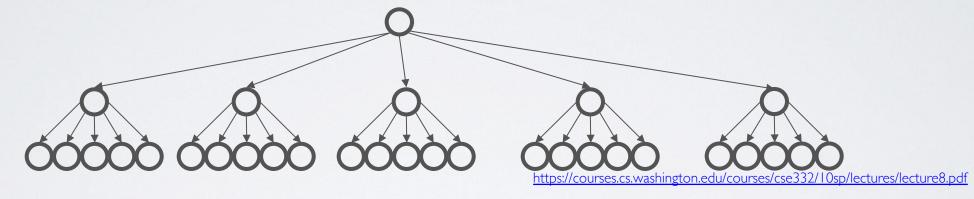
- AVL de inaltime = 40, dimensiunea unui nod = b Bytes => minim ~ 2402 | 5253 noduri => ~ 230 \* b MB (e.g. b=4 => dimensiune arbore > IGB)
- Ce urmarim ...
  - Arbore de cautare echilibrat
  - · Inaltime mai mica decat a AVL, pentru a minimiza nr. de accese la disc
  - Sa exploatam dimensiunea blocului (unitatea de transfer disc → memorie)
- Idee
  - Crestem factorul de ramificare (en. branching factor)

# B-TREES: ARBORE DE CAUTARE MULTICAI



#### Cerinte

- Vector de M copii, sortat, la fiecare nod (Node\* [])
- Sa alegem M astfel incat vectorul sa incapa intr-un bloc de disc (1 acces)



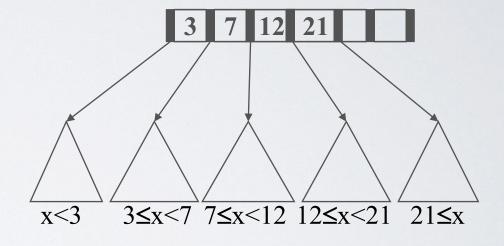
- Arbore perfect de inaltime h va avea (Mh+1-1) / (M-1) noduri
- Numarul de accese la cautare, daca e echilibrat?
  - log<sub>M</sub>n
  - E.g. M=256, n=240 (5 accese in loc de 40)
- · Complexitatea op. cautare, daca e echilibrat? (revenim la asta putin mai incolo)

#### **B-TREES**



- I. Cum ordonam cheile?
- 2. Datele utile nu sunt utilizate la cautare (doar cheile!)
- 3. Cum cautam?

- Relatia de ordine: sub-arborele aflat intre cheile x si y contine doar chei ≥ x si < y</li>
- 2. Datele se stocheaza doar la frunze (in exemple vom ignora datele reprezentam doar cheile coresp.)
- 3. Nod intern: cautare binara pe cele ≤ M-1 chei;
- 4. Frunza: cautare binara pe cele ≤ L obiecte
   Complexitate?
   O(log<sub>2</sub> M log<sub>M</sub> n)



https://courses.cs.washington.edu/courses/cse332/10sp/lectures/lecture8.pdf

#### **B-TREES**



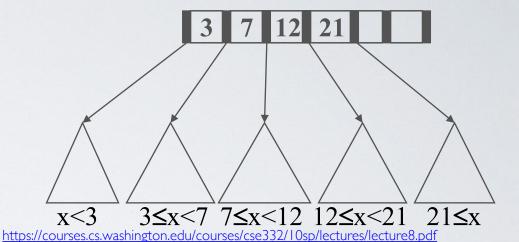
- Timp logaritmic doar daca avem o conditie de echilibru
- Structura B-TREE
  - 1. Radacina:

Daca arborele are mai putin de L elemente atunci radacina este frunza; (caz special)

Altfel, radacina este nod intern si are intre 2 si M copii

- 2. Noduri interne ("noduri indicatoare"):
  - intre  $\left[\frac{M}{2}\right]$  si M copii (sunt cel putin pe jumatate pline)
- 3. Frunze ("noduri de date"):
  - Toate frunzele la aceeasi adancime
  - intre  $\left[\frac{L}{2}\right]$  si L itemi de date (cel putin pe jumatate pline)
- Reiese relativ usor ca:  $n \ge 2 / M/2 / h^{-1} / L/2 / M/2$
- n nr total de itemi de date

Nr. minim de Nr. minim de itemi frunze de date pe frunza



M=7; fiecare nod intern are intre 4 si 7 copii (3 si 6 chei)



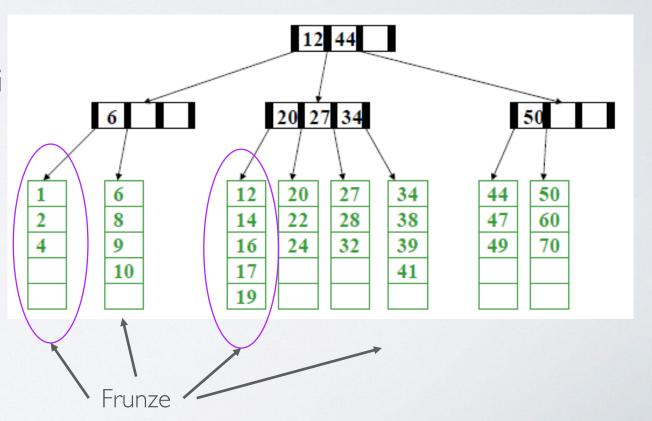
#### B-TREE EXEMPLU

Se da M = 4 - numar maxim de copii

Se da L = 5 – numar maxim de itemi intr-o frunza

#### Rezulta:

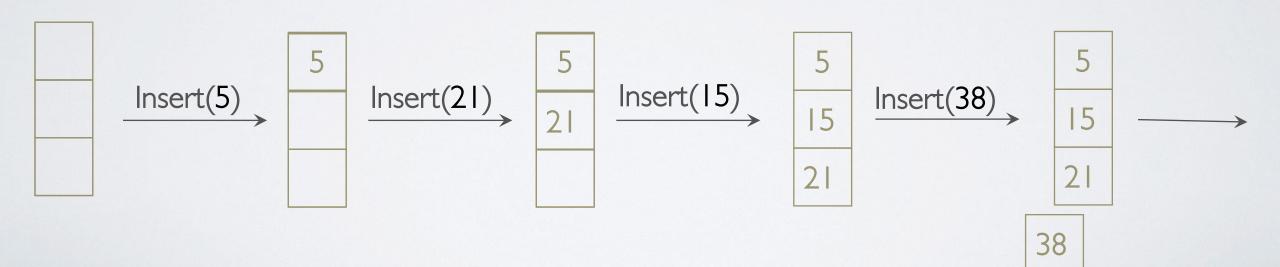
- Toate nodurile interne au intre 2 si 4 copii
- Toate frunzele au intre 3 si 5 itemi.
- Toate frunzele sunt la aceeasi inaltime



#### B-TREES - INSERARE



- Cum inseram?
- Ce probleme pot aparea la inserare?
  - Overflow la frunza corespunzatoare (L elemente)
- E.g.: M=3 => nodurile interne au intre  $\left[\frac{3}{2}\right]$  = 2 si 3 copii
- L=3 => cate obiecte / itemi au frunzele ? (intre 2 si 3)



B-TREES - INSERARE (cont'd) M=3, L=3TEHNICA DIN CLUJ-NAPOCA Insert(12) Insert(45) Insert(42) Insert(16) 

#### B-TREES - ALGORITM INSERARE



- 1. Insereaza elementul in frunza corespunzatoare, in ordine
- 2. Daca acum nodul frunza are L+1 elemente, overflow!
  - a. Se divide nodul frunza in 2 noduri
    - Frunza initiala ramane cu cele (L+I)/2 elemente mai mici
    - Noua frunza cu  $\lfloor (L+1)/2 \rfloor = \lceil L/2 \rceil$  elemente mai mari
  - b. Se adauga cheia noua (mediana) in parinte, in ordine
- 3. Daca pasul 2 a cauzat overflow in parinte (M+1 copii)
  - a. Se divide nodul intern in 2 noduri
    - Nodul initial ramane cu [(M+1)/2] chei mai mici
    - Noul nod cu  $\lfloor (M+1)/2 \rfloor = \lceil M/2 \rceil$  elemente mai mari
  - b. Se adauga cheia noua (mediana) in parinte, in ordine
- 4. Daca pasul 3 a cauzat overflow in parinte, se repeta pasul 3 la parinte(i), pana nu mai avem overflow
  - Daca avem overflow la radacina, creem o radacina noua, cu 2 copii (doar asa creste inaltimea!)

#### B-TREES - EFICIENTA ALGORITM INSERARE



- I. Gasirea frunzei corecte:
- 2. Inserare in frunza:
- 3. Divizarea frunzei:
- 4. Divizarea nodurilor parinte, pana la radacina:

1.  $O(\log_2 M \log_M n)$ 

- 2. O(L)
- 3. O(L)
- 4.  $O(M \log_M n)$

Total:

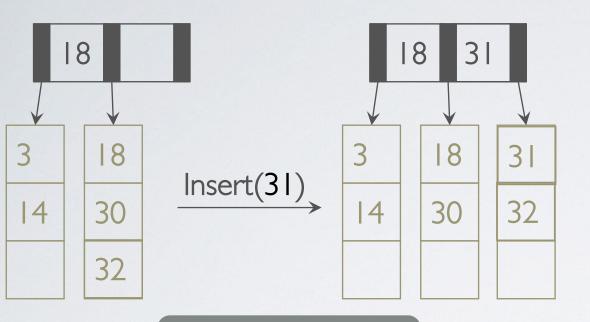
 $O(L + M log_M n)$ 

#### DAR, e chiar bine, pentru ca:

- Divizarile sunt rare (M si L de regula sunt mari, dupa o divizare, noduri pe jumatate pline)
- · Divizarea radacinii, prin urmare, este extrem de rara
- Reducerea nr. de accese la disc este prioritatea principala: inserarea ia deci $O(\log_M n)$  in medie

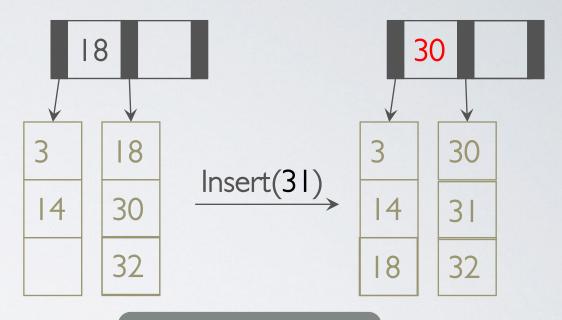
#### B-TREES - INSERARE CU ADOPTIE





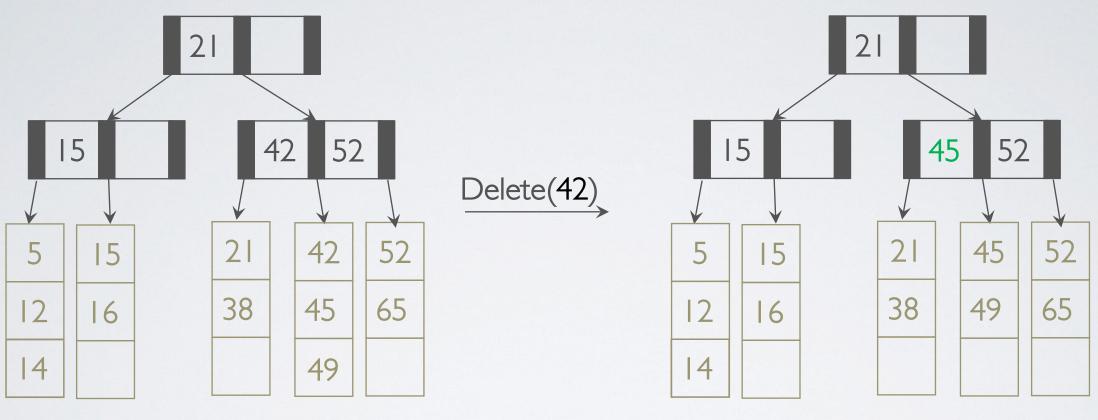


- Divizarea se poate uneori evita, prin adoptie
- · Aceasta idee se aplica si la stergere, dar invers

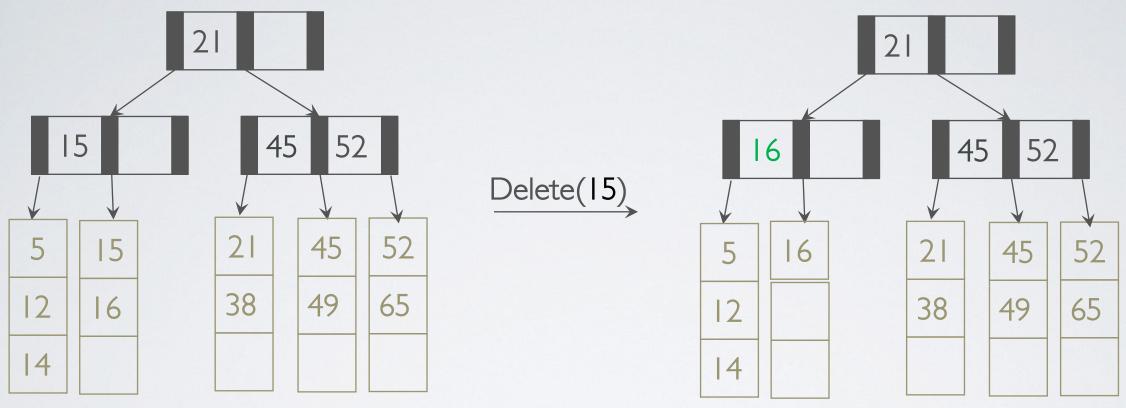


Adoptie



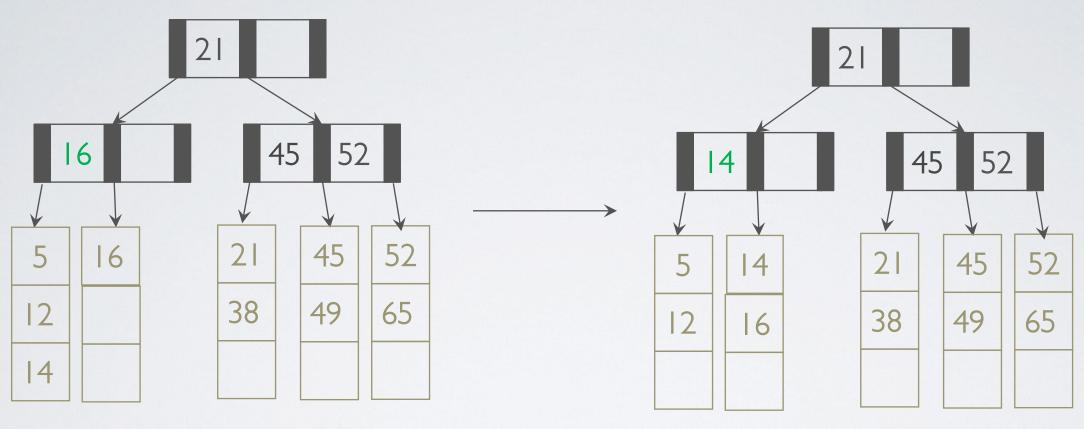






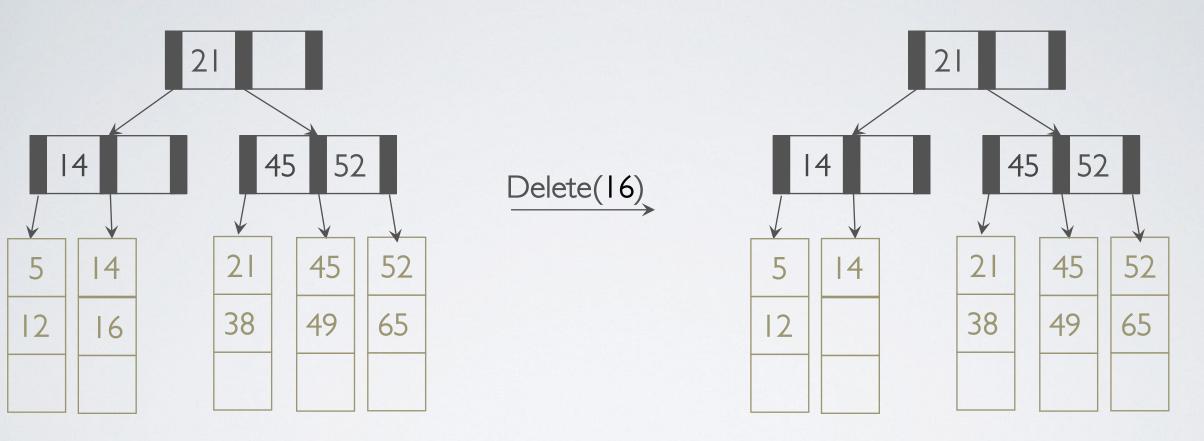
Underflow la frunza! Adopta!





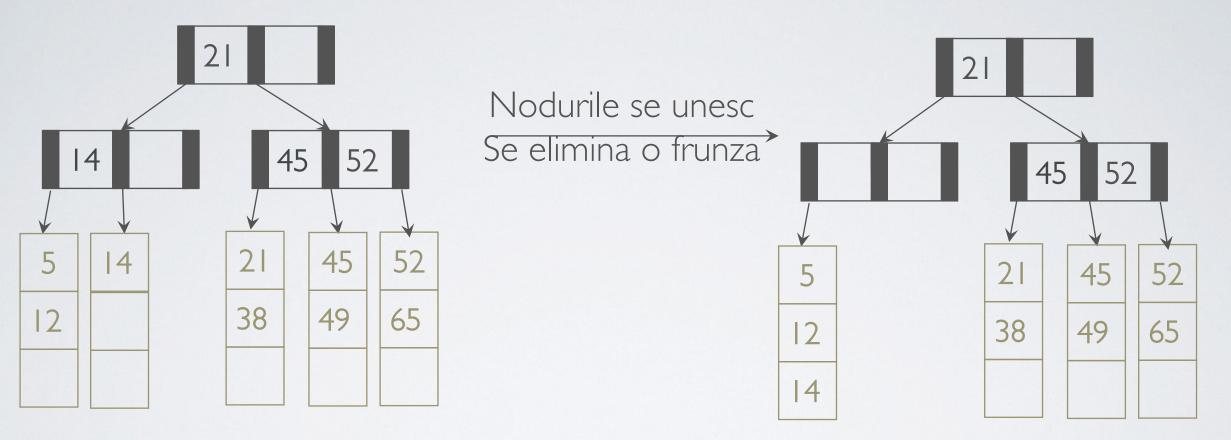
Underflow la frunza! Adopta!





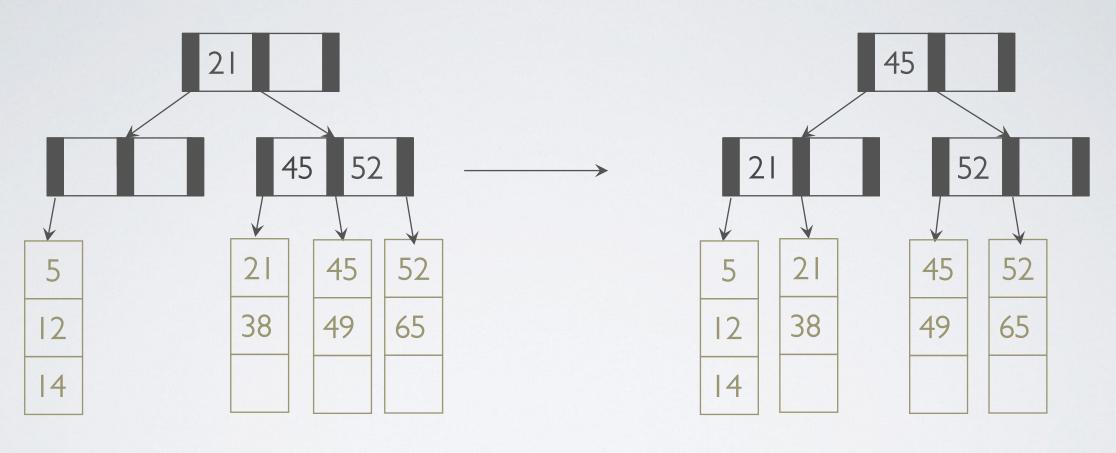
Underflow la frunza! Vecinii la minim!



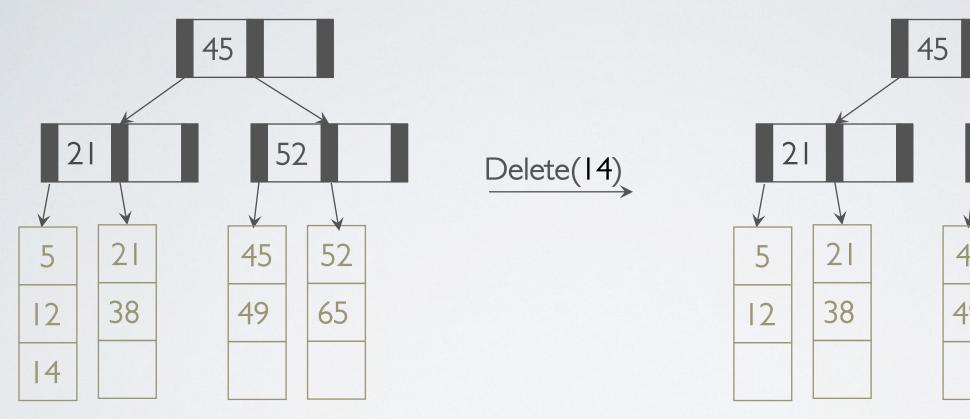


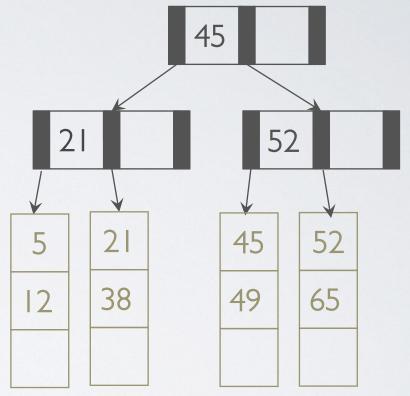
Acum putem avea underflow la parinte; are vecini



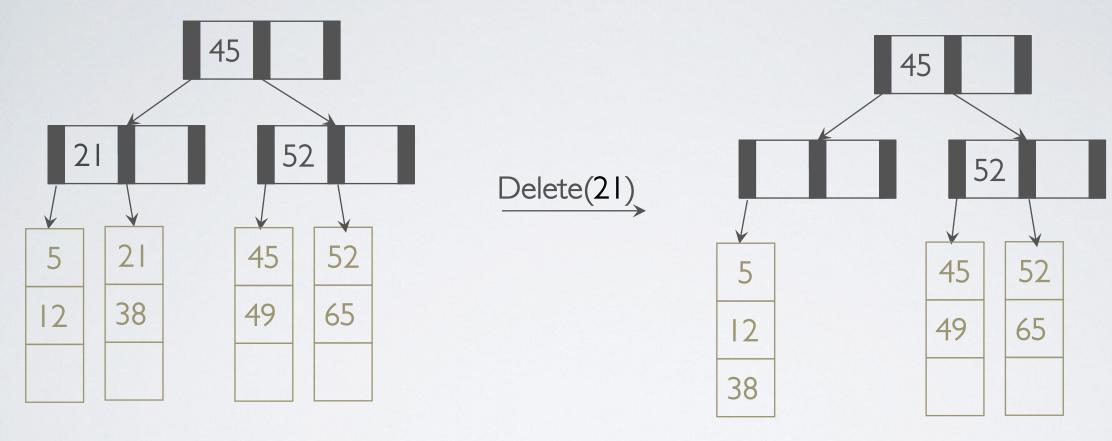




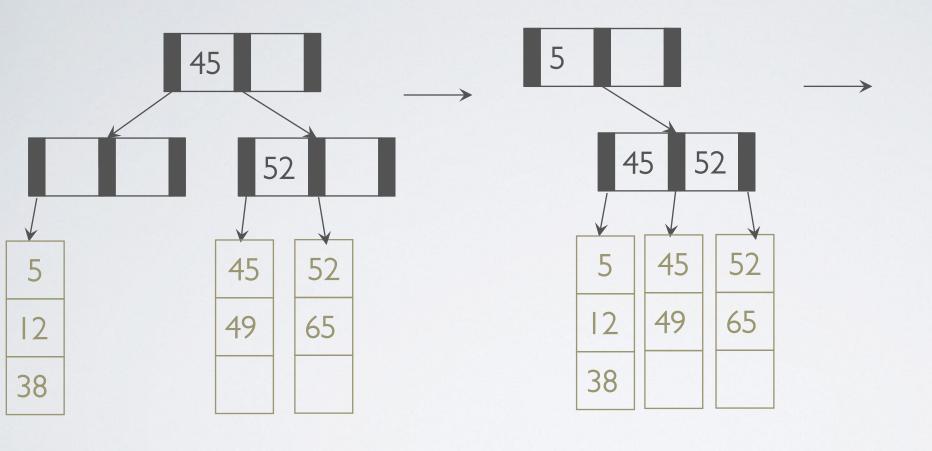


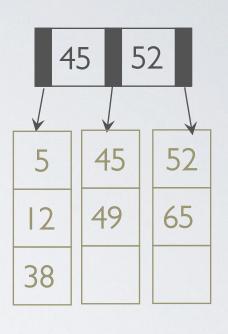












# B-TREES - ALGORITM STERGERE



- I. Sterge elementul din frunza corespunzatoare
- 2. Daca acum nodul frunza are  $\lceil L/2 \rceil 1$  elemente, underflow!
  - a. Daca un vecin are  $> \lceil L/2 \rceil$  elemente, adopta si updateaza parintele
  - b. Altfel combina frunza cu cea vecina
    - Avem garantat numar legal de elemente
    - · Parintele are acum cu 1 nod mai putin
- 3. Daca pasul 2 a cauzat *underflow* in parinte (are  $\lceil M/2 \rceil 1$  copii)
  - a. Daca un vecin are  $> \lceil M/2 \rceil$  chei, adopta si updateaza parintele
  - b. Altfel combina nodul cu vecinul
    - Parintele are acum cu 1 nod mai putin, e posibil sa fie nevoie sa continuam in sus, posibil pana la radacina
- · Daca radacina a ajuns sa aiba doar 1 copil, stergem radacina, copilul devine radacina
  - Doar asa scade inaltimea arborelui!

#### B-TREES - EFICIENTA ALGORITM STERGERE



I. Gasirea frunzei corecte:

1.  $O(log_2M log_Mn)$ 

2. Stergerea frunzei:

2. O(L)

3. Adoptie/combinare cu vecinul:

3. O(L)

4. Adoptie/combinare pe noduri parinte, pana la radacina:

4.  $O(M \log_M n)$ 

Total:

 $O(L + M log_M n)$ 

DAR, nu e asa rau, pentru ca:

- Combinarile nu sunt asa de comune
- Ca si la inserare, reducerea nr. de accese la disc este prioritatea principala:  $O(\log_M n)$

#### B-TREES - MORALA



De ce sunt potriviti pentru date stocate extern (pe disc)?

- Se stocheaza multe chei la un nod
  - Toate sunt aduse in memorie intr-un singur acces la disc
  - Face cautarea binara peste M-I chei sa fie intr-adevar eficienta
  - M trebuie ales potrivit (e.g. dim. bloc = 1KB, dim. cheie = 4B, dim. pointer = 4B, M=?)
- Nodurile interne contin doar chei (B+ trees)
  - In orice cautare acceseaza doar un item de date
  - · Deci se aduce doar continutul unei singure frunze in memorie
  - Dimensiunea datelor nu afecteaza valoarea lui M

# STRUCTURI DE DATE PENTRU MULTIMI DISJUNCTE,



- A.k.a. union-find, merge-find
- Structura de date pentru a reprezenta o multime de elemente partitionata intrun numar de sub-multimi disjuncte (intersectia a oricare 2 multimi e vida)
  - Exemple utilizare
    - Algoritmul de determinare a componentelor conexe ale unui graf
    - Algoritmul lui Kruskal Arbore de Acoperire Minim
    - Lowest Common Ancestor, offline (se da multimea de perechi de noduri)
    - Analiza alias-urilor in teoria compilatoarelor

#### STRUCTURI DE DATE PENTRU MULTIMI DISJUNCTE



#### • Clase de echivalenta

- Daca multimea S are o <u>relatie de echivalenta</u> definita pe elementele ei (reflexiva, tranzitiva, simetrica), atunci ea se poate partitiona in multimile S<sub>1</sub>, S<sub>2</sub>, ... S<sub>n</sub>, a.i.
  - $\forall i, j, S_i \cap S_j = \emptyset \ si \ \bigcup_k S_k = S$
- Problema de echivalenta
  - se da S si o secventa de relatii de forma:  $a \equiv b$
  - se proceseaza relatiile in ordine, astfel incat la orice moment sa se poata specifica clasa de echivalenta de care apartine un anumit element

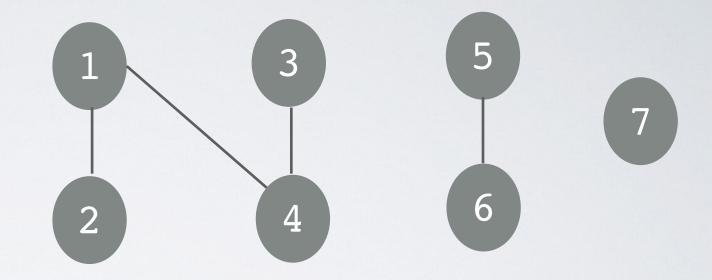
# MULTIMI DISJUNCTE – EXEMPLU



• 
$$S = \{1, 2, ..., 7\}$$

• 
$$1 \equiv 2, 5 \equiv 6, 3 \equiv 4, 1 \equiv 4$$

- $1 \equiv 2: \{1,2\}\{3\}\{4\}\{5\}\{6\}\{7\}$
- $5 \equiv 6: \{1,2\}\{3\}\{4\}\{5,6\}\{7\}$
- $3 \equiv 4: \{1,2\}\{3,4\}\{5,6\}\{7\}$
- $1 \equiv 4: \{1,2,3,4\}\{5,6\}\{7\}$



Determinarea componentelor conexe

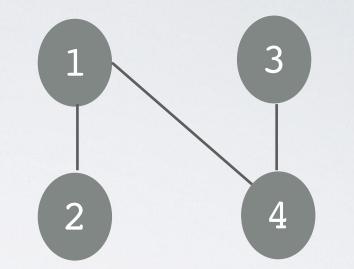


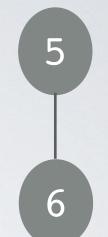
# MULTIMI DISJUNCTE: OPERATII

- <u>UNION(A, B)</u> genereaza reuniunea multimilor A si B; rezultatul este stocat fie in A, fie in B; cealalta multime dispare
- FIND-SET(x), returneaza multimea de care apartine x (nume, referinta, etc)
- MAKE-SET(A, x) creeaza multimea A care contine elementul x
- Fiecare multime are un <u>element reprezentativ</u>, prin care se identifica multimea

### MULTIMI DISJUNCTE - EXEMPLU









CONNECTED-COMPONENTS (G)

for each vertex in G.V
MAKE-SET(v)

for each edge u in G.E

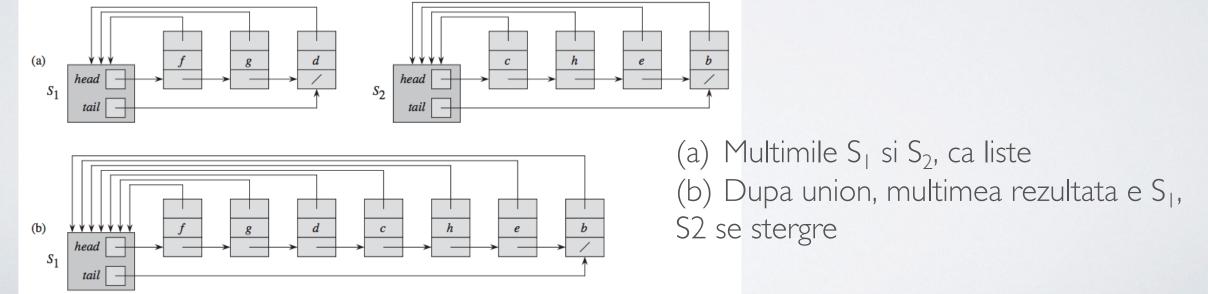
if FIND-SET(u) != FIND-SET(v)
UNION(u,v)
Determin

Determinarea componentelor conexe

#### MULTIMI DISJUNCTE: IMPLEMENTAREA CU LISTE



- Multimea lista inlantuita (pointer la first, eventual si la last)
- Fiecare nod obiect de multime; contine elementul, adresa urmatorului element si referinta la reprezentantul multimii (obiectul de tip lista)
- MAKE-SET(x), FIND-SET(x), UNION(x,y)?



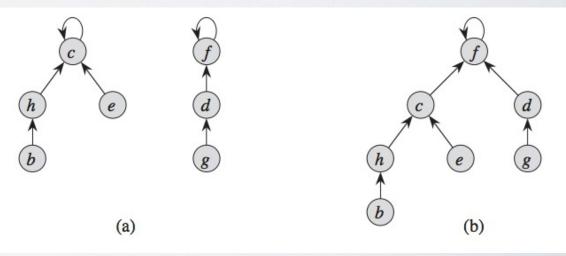
Th. Cormen, "Introduction to Algorithms"

#### MULTIMI DISJUNCTE: IMPLEMENTAREA CU ARBORI



- Multimea arbore, radacina arborelui identifica multimea
- Fiecare nod obiect de multime; contine elementul si referinta la un nod parinte
- Radacina identificatorul multimii; legatura parinte pointeaza catre acelasi nod (self-reference)
- Se poate utiliza reprezentarea de vectori de parinti pentru arbore: parent[i]
- FIND-SET(x) returneaza radacina arborelui care contine elementul x
- UNION(x,y) combina arborii care contin elementele x si y

- (a) Multimile  $S_1$  si  $S_2$ , reprezentarea cu arbori
- (b) Dupa union, reprezentantul unei multimi va pointa (legatura parinte) catre reprezentantul celeilalte multimi

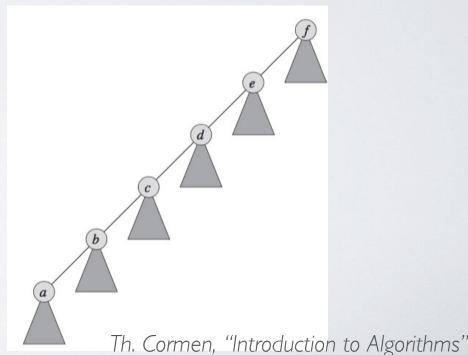


#### MULTIMI DISJUNCTE: IMPLEMENTAREA CU ARBORI



Dupa mai multe op. de union, arborele ar putea degenera

return crt

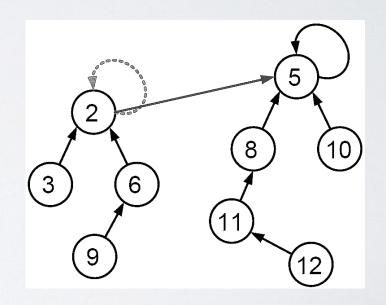


# MULTIMI DISJUNCTE: IMPLEMENTAREA CU ARBORI. IMBUNATATIRI (I)



- · Stocam in fiecare nod informatie legata de limita superioara a inaltimii rang
- Union by rank:
  - · La o operatie de union, devine radacina arborele cu rangul maxim

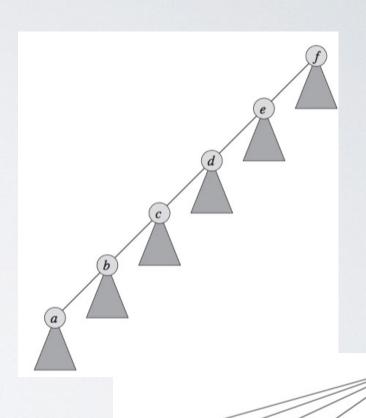
```
UNION(x,y)
    LINK(FIND-SET(x), FIND-SET(y))
LINK(x,y)
    if x.rank > y.rank
         y.p < - x
    else
          x.p < -y
    if x.rank = y.rank
         y.rank++
                            37
```



# MULTIMI DISJUNCTE: IMPLEMENTAREA CU ARBORI. IMBUNATATIRI (I)



- Path compression
  - dupa efectuarea unui find, se compreseaza toti pointerii de pe calea traversata astfel incat sa pointeze direct catre radacina
  - Functie in 2 treceri
    - Up (forward): gasirea radacinii
    - Down (backward): updatarea legaturilor



#### EURISTICI DE IMBUNATATIRE A TIMPULUI: ANALIZA



- Analiza amortizata
- Considerand
  - n numarul de operatii MAKE-SET
  - m numarul total de operatii (MAKE-SET, FIND-SET, UNION)
- Union by rank: implica timp  $O(n \log n)$  pentru n operatii union-find:
  - de fiecare cand urmam un pointer parinte, trecem intr-un sub-arbore de dimensiune cel putin dubla fata de sub-arborele initial
  - prin urmare, o operatie de *find* parcurge cel mult  $O(\log n)$  pointeri
- Path compression: implica imp $O(n \log n)$  pentru n operatii union-find
- $O(m\alpha(n))$ ,  $\alpha(n)$  o functie care creste fincet



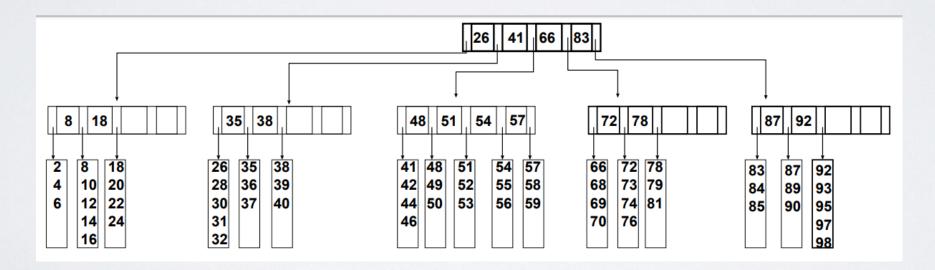
#### BIBLIOGRAFIE

- Curs B-trees, U. Washington: <a href="https://courses.cs.washington.edu/courses/cse332/10sp/">https://courses.cs.washington.edu/courses/cse332/10sp/</a>
- CLR capitolul 18 (B-Trees)
- CLR capitolul 21 (Data Structures for Disjoint Sets)



#### EXERCITII B-TREES

- I. Se da b-arborele din figura.
- a) Sa se calculeze M si L
- b) Care este costul (numar de accese la disc) necesar sa se acceseze orice informatie din arbore?
- c) Desenati cum arata arborele dupa fiecare din operatiile: insert (1), insert (33), insert (17) delete(81)





# EXERCITII MULTIMI DISJUNCTE

#### Multimi disjuncte

- 1. Se da o matrice care contine valori de 0 si de 1. Presupunem ca toate valorile de 1 care sunt conectate (au cel putin un vecin egal cu 1) reprezinta un obiect. Sa se determine cate obiecte sunt in imagine folosind functiile de la multimi disjuncte.
- 2. Aplicatii practice in procesare de imagini:
  - I. Cate linii contine un document scanat
  - 2. Cate semnaturi sunt pe o pagina

