

# Curs 8:

## Tehnica divizării (I)

# In cursul anterior am văzut...

... cum se analizează eficiența algoritmilor recursivi

- Se scrie relația de recurență corespunzătoare timpului de execuție
- Se rezolvă relația de recurență folosind tehnica substituției directe sau a celei inverse

... cum se pot rezolva probleme folosind tehnica reducerii

- Descreștere prin reducerea dimensiunii problemei cu o constantă / variabilă
- Descreștere prin împărțirea dimensiunii problemei cu un factor constant/variabil

... uneori tehnica reducerii conduce la algoritmi mai eficienți decât cei obținuți aplicând tehnica forței brute

# Structura

- Ideea de bază a tehnicii divizării
- Exemple
- Teorema Master pentru estimarea ordinului de complexitate al algoritmilor bazați pe tehnici reducere/divizare
- Sortare prin interclasare

# Ideea de bază a tehnicii divizării

- Problema curentă este divizată în mai multe subprobleme de același tip dar de dimensiune mai mică
  - Subproblemele componente trebuie să fie **independente** (fiecare dintre aceste subprobleme va fi rezolvată cel mult o dată)
  - Subproblemele trebuie să aibă dimensiuni apropiate
- Subproblemele sunt rezolvate aplicând aceeași strategie (algoritmii proiectați folosind tehnica divizării pot fi descriși ușor în manieră recursivă)
  - Dacă dimensiunea problemei este mai mică decât o anumită valoare (**dimensiune critică**) atunci problema este rezolvată direct, altfel este rezolvată aplicând din nou tehnica divizării (de exemplu, recursiv)
- Dacă este necesar, soluțiile obținute prin rezolvarea subproblemelor sunt combinate

# Ideea de bază a tehnicii divizării

**Divide&conquer** (n)

IF  $n \leq n_c$  THEN  $r \leftarrow$  <rezolvă P(n) direct pt a obține rezultatul r>

ELSE

<descompune P(n) in  $P(n_1), \dots, P(n_k)$ >

FOR  $i \leftarrow 1, k$  DO

$r_i \leftarrow$  **Divide&conquer**( $n_i$ ) // rezolvă subproblema P( $n_i$ )

ENDFOR

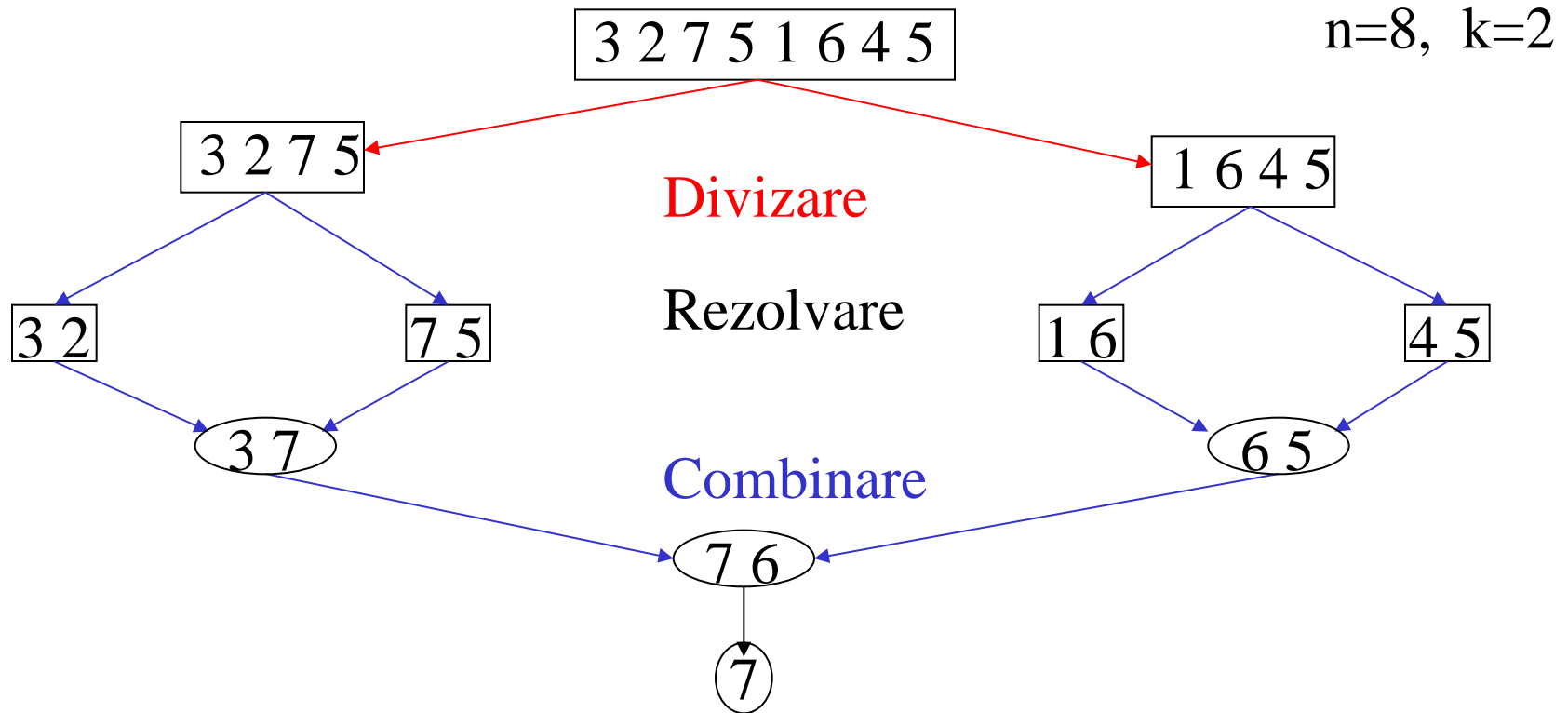
$r \leftarrow$  combinare( $r_1, \dots, r_k$ )

ENDIF

RETURN r

# Exemplu 1

Calculul maximului unui tablou  $x[1..n]$



# Exemplu 1

Algoritm:

```
maxim(x[s..d])
IF s==d then RETURN x[s]
ELSE
  m ← (s+d) DIV 2 //divizare
  max1 ← maxim(x[s..m]) // rezolvare
  max2 ← maxim(x[m+1..d])
  if max1 > max2 // combinare
    THEN RETURN max1
    ELSE RETURN max2
  ENDIF
ENDIF
ENDIF
```

Analiza eficienței

Dimensiunea pb:  $n$

Operație dominantă: comparația

Relație recurență:

$$T(n) = \begin{cases} 0, & n=1 \\ T(\lfloor n/2 \rfloor) + T(n - \lfloor n/2 \rfloor) + 1, & n > 1 \end{cases}$$

# Exemplu 1

$$T(n) = \begin{cases} 0, & n=1 \\ T(\lfloor n/2 \rfloor) + T(n - \lfloor n/2 \rfloor) + 1, & n > 1 \end{cases}$$

Caz particular:  $n=2^m$

$$T(n) = \begin{cases} 0, & n=1 \\ 2T(n/2) + 1, & n > 1 \end{cases}$$

Substituție inversă:

$$T(2^m) = 2T(2^{m-1}) + 1$$

$$T(2^{m-1}) = 2T(2^{m-2}) + 1 \quad | * 2$$

...

$$T(2) = 2T(1) + 1 \quad | * 2^{m-1}$$

$$T(1) = 0$$

-----

$$T(n) = 1 + \dots + 2^{m-1} = 2^m - 1 = n - 1$$



# Exemplu 1

$$T(n) = \begin{cases} 0, & n=1 \\ T(\lfloor n/2 \rfloor) + T(n - \lfloor n/2 \rfloor) + 1, & n > 1 \end{cases}$$

Caz particular:

$$n = 2^m \Rightarrow T(n) = n - 1$$

Caz general.

(a) Demonstrație prin inducție matematică completă

Verificare.  $n=1 \Rightarrow T(n)=0=n-1$

Pasul de inducție.

Presupunem că  $T(k)=k-1$  pentru orice  $k < n$ .

Atunci

$$T(n) = \lfloor n/2 \rfloor - 1 + n - \lfloor n/2 \rfloor - 1 + 1 = n - 1$$

Deci  $T(n) = n - 1 \Rightarrow$

$T(n)$  aparține lui  $\Theta(n)$ .

# Exemplu 1

Caz general.

## (b) Regula funcțiilor “netede”

Dacă  $T(n)$  aparține lui  $\mathcal{O}(f(n))$  pentru  $n=b^m$

$T(n)$  este crescătoare pentru valori mari ale lui  $n$

$f(n)$  este “netedă” ( $f(cn)$  aparține lui  $\mathcal{O}(f(n))$  pentru orice constantă pozitivă  $c$ )

atunci  $T(n)$  aparține lui  $\mathcal{O}(f(n))$  pentru orice  $n$

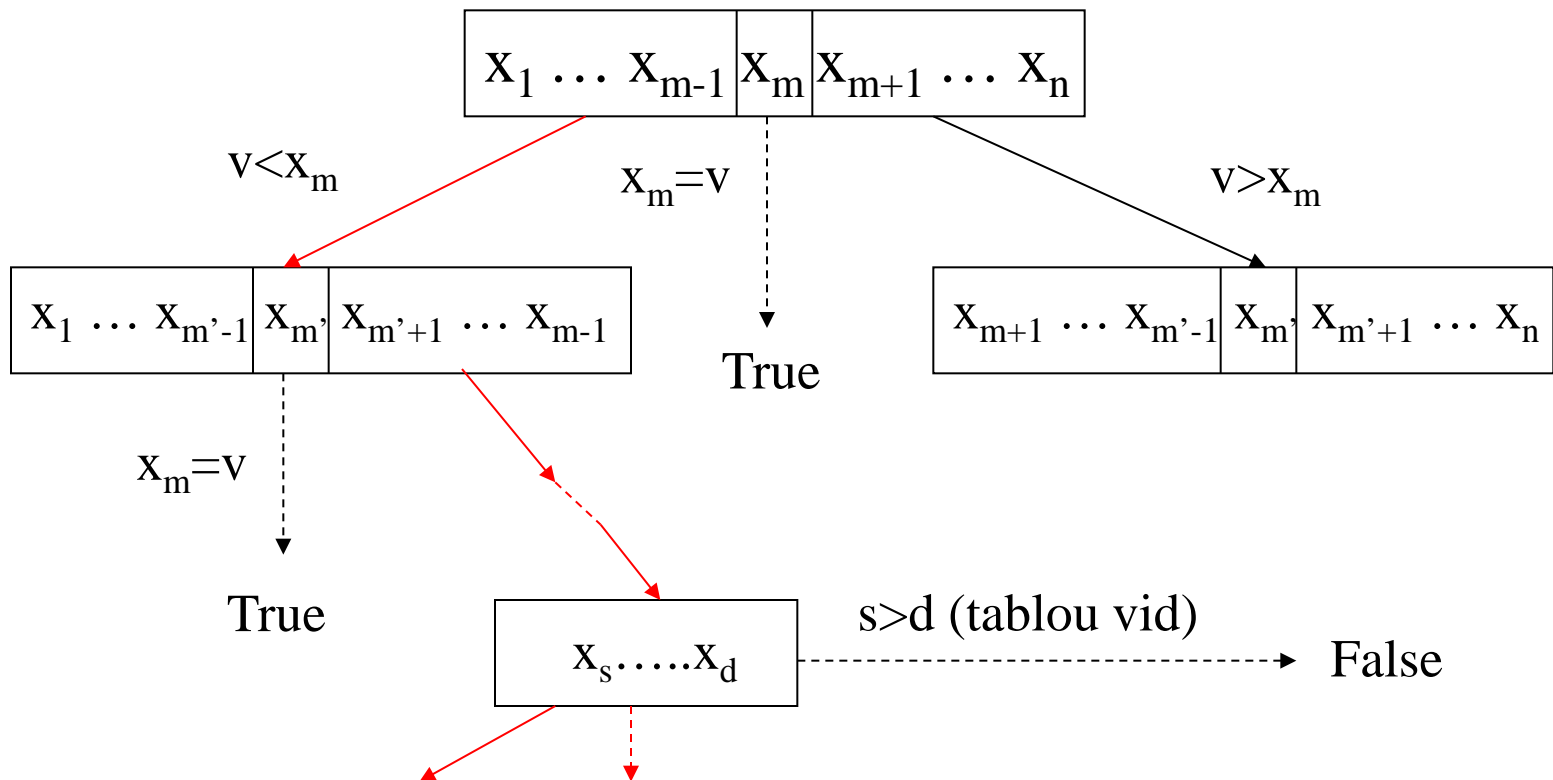
## Observații.

- Toate funcțiile care nu cresc foarte rapid (ex: funcția logaritmică și cea polinomială) sunt funcții netede. În schimb funcția exponențială nu are această proprietate:  $a^{cn}$  nu este din  $\mathcal{O}(a^n)$
- Pentru algoritmul “maxim” :  $T(n)$  este crescătoare,  $f(n)=n$  este netedă, deci  $T(n)$  este din  $\mathcal{O}(n)$  pentru orice valoare a lui  $n$

# Exemplu 2 – căutare binară

Să se verifice dacă o valoare dată,  $v$ , aparține sau nu unui tablou **ordonat crescător**,  $x[1..n]$  ( $x[i] \leq x[i+1]$ ,  $i=1..(n-1)$ )

**Idee:** se compară  $v$  cu elementul din mijloc și se continuă căutarea fie în subtabloul stâng fie în cel drept



# Exemplu 2 – căutare binară

## Varianta recursivă:

```
cautbin(x[s..d],v)
IF s>d THEN RETURN False // caz particular
ELSE
  m ← (s+d) DIV 2 // etapa de divizare
  IF v==x[m] THEN RETURN True
  ELSE
    IF v<x[m]
      THEN RETURN cautbin(x[s..m-1],v)
      ELSE RETURN cautbin(x[m+1..d],v)
    ENDIF
  ENDIF
ENDIF
```

## Apel functie:

cautbin(x[1..n],v)  
(la început s=1, d=n)

## Observație:

$n_c=0$

k=2

Doar una dintre  
subprobleme este  
rezolvată

Căutarea binară se  
bazează de fapt pe  
tehnica reducerii (doar  
una dintre subprobleme  
este rezolvată)

## Exemplu 2 – căutare binară

### Varianta iterativă 1:

```
cautbin1(x[1..n],v)
s ← 1
d ← n
WHILE s<=d DO
  m ←(s+d) DIV 2
  IF v==x[m] THEN RETURN True
  ELSE
    IF v<x[m]
      THEN d ← m-1
      ELSE s ← m+1
    ENDIF / ENDIF/ ENDWHILE
RETURN False
```

### Varianta iterativă 2:

```
cautbin2(x[1..n],v)
s ← 1
d ← n
WHILE s<d DO
  m ←(s+d) DIV 2
  IF v<=x[m]
    THEN d ← m
    ELSE s ← m+1
  ENDIF / ENDWHILE
IF x[s]==v THEN RETURN True
  ELSE RETURN False
ENDIF
```

# Exemplu 2 – căutare binară

## Varianta iterativă 2:

```
cautbin2(x[1..n],v)
  s ← 1
  d ← n
  WHILE s < d DO
    m ← (s+d) DIV 2
    IF v ≤ x[m]
      THEN d ← m
      ELSE s ← m+1
    ENDIF
  ENDWHILE
  IF x[s] == v THEN RETURN True
  ELSE RETURN False
ENDIF
```

## Corectitudine

**Precondiție:**  $n \geq 1$

**Postcondiție:**

“returnează True dacă  $v$  este în  $x[1..n]$  și False în caz contrar”

**Invariant:** “ $v$  este în  $x[1..n]$  dacă și numai dacă  $v$  este în  $x[s..d]$ ”

- (i)  $s=1, d=n \Rightarrow$  invariantul e adevărat
- (ii) Rămâne adevărat prin execuția corpului ciclului
- (iii) când  $s=d$  se obține postcondiția

# Exemplu 2 – căutare binară

## Varianta iterativă 2:

```
cautbin2(x[1..n],v)
  s ← 1
  d ← n
  WHILE s<d DO
    m ←(s+d) DIV 2
    IF v<=x[m]
      THEN d ← m
      ELSE s ← m+1
    ENDIF
  ENDWHILE
  IF x[s]==v THEN RETURN True
    ELSE RETURN False
  ENDIF
```

## Eficiența:

Caz defavorabil: x nu conține pe v

Caz particular:  $n=2^m$

$$T(n) = \begin{cases} 1 & n=1 \\ T(n/2)+1 & n>1 \end{cases}$$

$$T(n) = T(n/2) + 1$$

$$T(n/2) = T(n/4) + 1$$

...

$$T(2) = T(1) + 1$$

$$T(1) = 1$$

$$T(n) = \lg n + 1 \quad O(\lg n)$$

# Exemplu 2 – căutare binară

## Observație:

- Aplicând regula funcțiilor “netede” rezultă că algoritmul `cautbin2` (similar se poate arăta pentru celelalte variante) are ordinul de complexitate  $O(\log n)$  pentru orice valoare a lui  $n$
- Analiza eficienței algoritmilor proiectați utilizând tehnicile de reducere și divizare poate fi ușurată prin folosirea **teoremei master**



# Teorema “master”

Considerăm următoarea relație de recurență:

$$T(n) = \begin{cases} T_0 & n \leq n_c \\ kT(n/m) + T_{DC}(n) & n > n_c \end{cases}$$

Dacă  $T_{DC}(n)$  (timpul necesar etapelor de divizare și combinare) aparține lui  $\mathcal{O}(n^d)$  ( $d \geq 0$ ) atunci

$$T(n) \text{ aparține lui } \begin{cases} \mathcal{O}(n^d) & \text{dacă } k < m^d \\ \mathcal{O}(n^d \log(n)) & \text{dacă } k = m^d \\ \mathcal{O}(n^{\log(k)/\log(m)}) & \text{dacă } k > m^d \end{cases}$$

Obs:

1.  $m$  reprezintă nr de subprobleme în care se descompune problema inițială iar  $k$  e nr de subprobleme care se rezolvă efectiv
2. un rezultat similar există pentru clasele  $\mathcal{O}$  și  $\Omega$

# Teorema “master”

## Utilitate:

- Poate fi aplicată în analiza algoritmilor bazați pe tehnica reducerii sau a divizării
- Evită rezolvarea explicită a relației de recurență corespunzătoare timpului de execuție
- În multe aplicații practice etapele de divizare (reducere) și de combinare sunt de complexitate polinomială (deci teorema Master poate fi aplicată)
- Spre deosebire de variantele de rezolvare explicită a relației de recurență furnizează doar ordinul de complexitate nu și constantele ce intervin în estimarea timpului de execuție

# Teorema “master”

Exemplu1 : calcul maxim:

$k=2$  (pb inițială se divide în două subprobleme, iar ambele subprobleme trebuie rezolvate)

$m=2$  (dimensiunea fiecărei subprobleme este aproximativ  $n/2$ )

$d=0$  (etapele de divizare și de combinare a rezultatelor au cost constant)

Intrucât  $k > m^d$  prin aplicarea celui de al treilea caz al teoremei “master” rezulta ca  $T(n)$  aparține lui  $\mathcal{O}(n^{\log(k)/\log(m)}) = \mathcal{O}(n)$

# Teorema “master”

Exemplu 2: căutare binară

$k=1$  (doar una dintre subprobleme trebuie rezolvată)

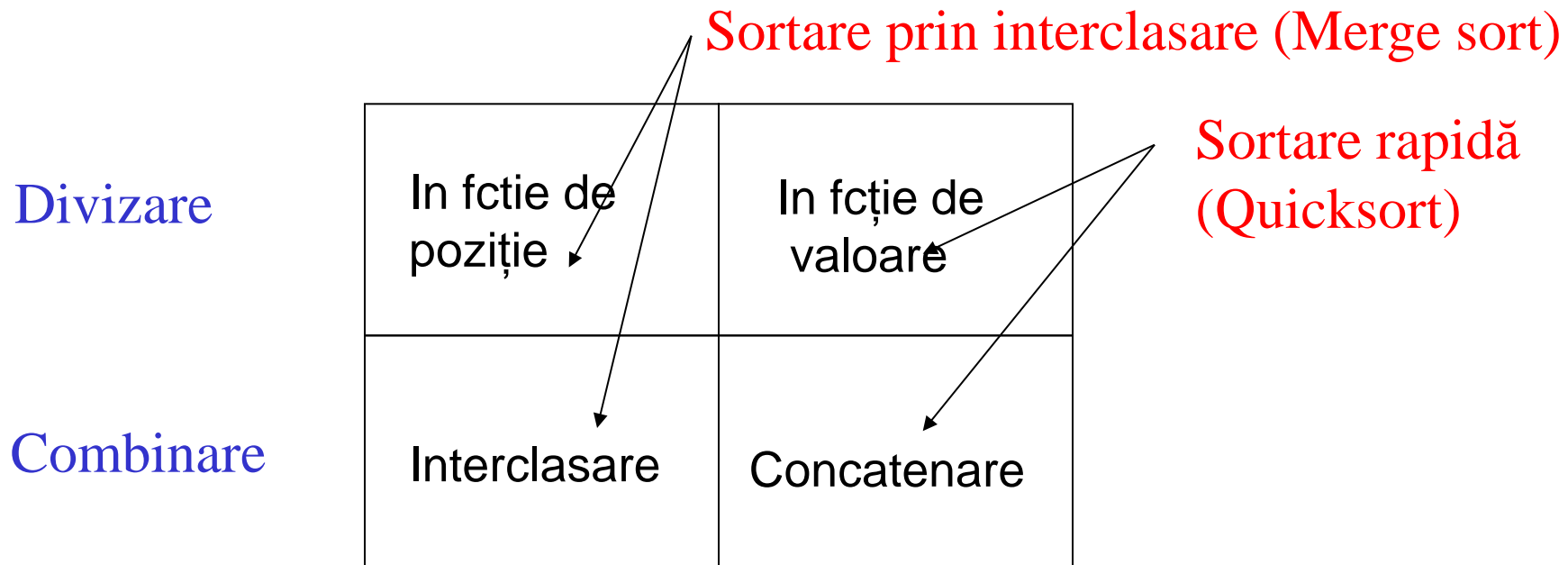
$m=2$  (dimensiunea subproblemei este  $n/2$ )

$d=0$  (etapele de divizare și combinare au cost constant)

Intrucât  $k=m^d$  prin aplicarea celui de al doilea caz al teoremei “master” se obține ca  $T(n)$  aparține lui  $O(n^d \lg(n)) = O(\lg n)$

# Sortare eficientă

- Metodele elementare de sortare aparțin lui  $O(n^2)$
- Idee de eficientizare a procesului de sortare:
  - Se împarte secvența inițială în două subsecvențe
  - Se sortează fiecare subsecvență
  - Se combină subsecvențele sortate



# Sortare prin interclasare

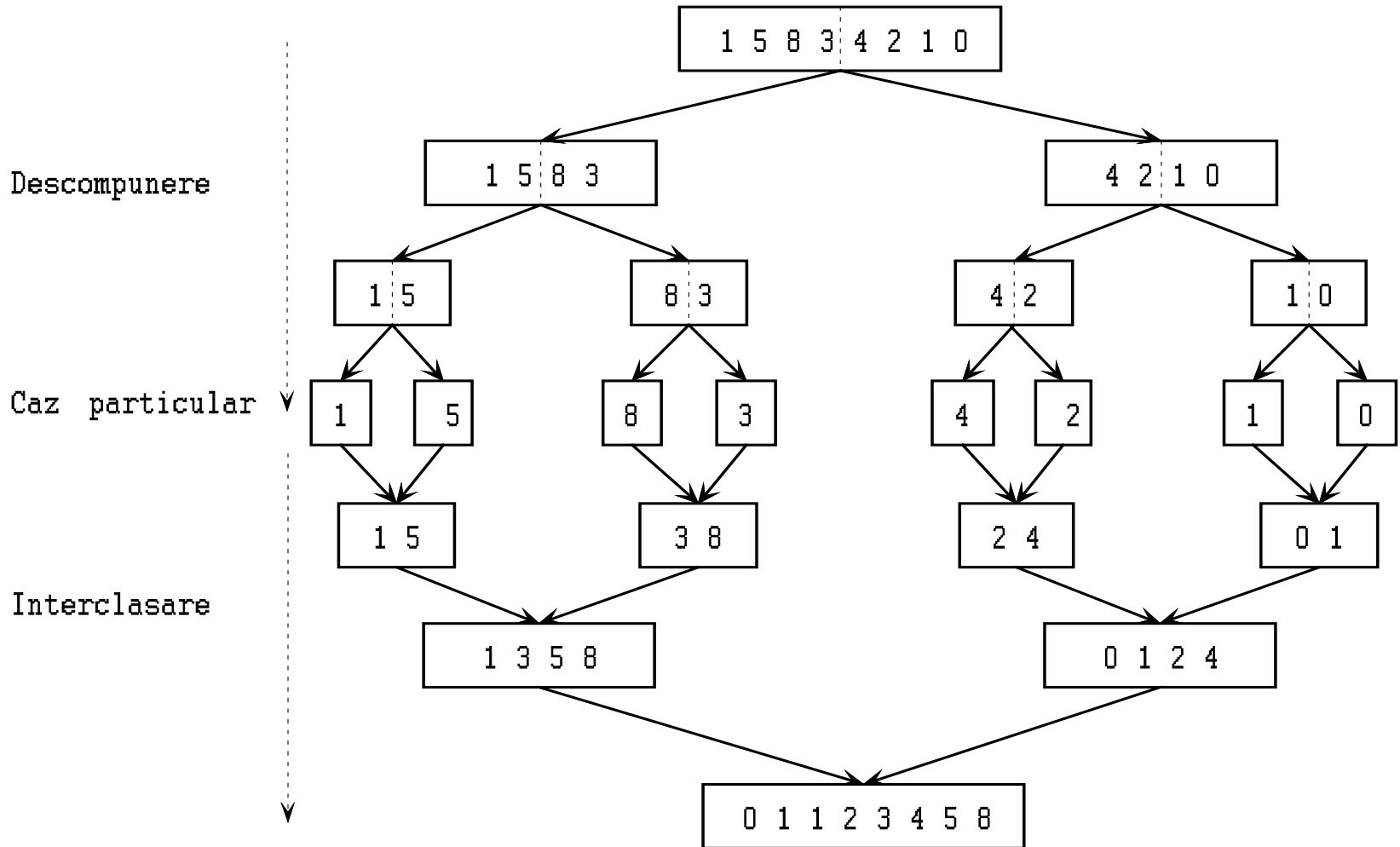
## Idee de bază:

- Imparte  $x[1..n]$  în două subtablouri  $x[1..[n/2]]$  and  $x[[n/2]+1..n]$
- Sortează fiecare subtablou
- Interclasează elementele subtablourilor  $x[1..[n/2]]$  și  $x[[n/2]+1..n]$  și construiește tabloul sortat  $t[1..n]$ . Transferă conținutul tabloului temporar  $t$  în  $x[1..n]$

## Observații:

- Valoarea critică: 1 (un tablou conținând un singur element este implicit sortat)
- Valoarea critică poate fi mai mare decât 1 (de exemplu, 10) iar sortarea subtablourilor cu un număr de elemente mai mic decât valoarea critică se poate realiza cu unul dintre alg. elementari (ex: sortare prin inserție)

# Sortare prin interclasare



# Sortare prin interclasare

Algorithm:

```
sortare(x[s..d])
IF s<d THEN
    m ← (s+d) DIV 2           //divizare
    x[s..m] ← sortare(x[s..m]) //rezolvare
    x[m+1..d] ← sortare(x[m+1..d])
    x[s..d] ← interclasare(x[s..m],x[m+1..d]) //combinare
ENDIF
RETURN x[s..d]
```

Obs:

algoritmul se apelează prin sortare(x[1..n])



# Sortare prin interclasare

```
interclasare (x[s..m],x[m+1..d])
  i ← s; j ← m+1;
  k ← 0; // indice în t
  // se parcurg subtablourile în paralel
  // și la fiecare pas se transferă cel
  // mai mic element
  WHILE i<=m AND j<=d DO
    k ← k+1
    IF x[i]<=x[j]
      THEN
        t[k] ← x[i]
        i ← i+1
      ELSE
        t[k] ← x[j]
        j ← j+1
    ENDIF
  ENDWHILE
```

```
// se transferă eventualele elemente
// rămase în primul subtablou
WHILE i<=m DO
  k ← k+1
  t[k] ← x[i]
  i ← i+1
ENDWHILE

// se transferă eventualele elemente
// rămase în al doilea subtablou
WHILE j<=d DO
  k ← k+1
  t[k] ← x[j]
  j ← j+1
ENDWHILE
RETURN t[1..k]
```

# Sortare prin interclasare

- Interclasarea este o prelucrare ce poate fi utilizată pentru construirea unui tablou sortat pornind de la oricare alte două tablouri sortate ( $a[1..p]$ ,  $b[1..q]$ )
- Varianta de interclasare bazată pe valori **santinelă**:  
Se adaugă două valori mai mari decât elementele tablourilor  $a[p+1]=\infty$ ,  $b[q+1]=\infty$

```
interclasare(a[1..p],b[1..q])
a[p+1] ← ∞ ; b[q+1] ← ∞
i ← 1; j ← 1;
FOR k ← 1,p+q DO
  IF a[i] ≤ b[j]
    THEN c[k] ← a[i]
        i ← i+1
    ELSE c[k] ← b[j]
        j ← j+1
  ENDIF
ENDFOR
RETURN c[1..p+q]
```

## Analiza eficienței interclasării

Operație dominantă: comparația

$$T(p,q)=p+q$$

In algoritmul de sortare ( $p=\lfloor n/2 \rfloor$ ,  $q=n-\lfloor n/2 \rfloor$ ):

$$T(n) \leq \lfloor n/2 \rfloor + n - \lfloor n/2 \rfloor = n$$

Deci  $T(n)$  aparține lui  $O(n)$

(**etapa de interclasare este de complexitate liniară**)

# Sortare prin interclasare

Analiza sortării prin interclasare:

$$T(n) = \begin{cases} 0 & n=1 \\ T(\lfloor n/2 \rfloor) + T(n - \lfloor n/2 \rfloor) + T_M(n) & n > 1 \end{cases}$$

Intrucât  $k=2$ ,  $m=2$ ,  $d=1$  ( $T_M(n)$  aparține lui  $O(n)$ ) rezultă (folosind al doilea caz din teorema “master”) că  $T(n)$  aparține lui  $O(n \lg n)$ . De fapt  $T(n)$  aparține lui  $\Theta(n \lg n)$

Observații.

1. Principalul dezavantaj al sortării prin interclasare este faptul că utilizează un tablou adițional de dimensiunea tabloului de sortat
2. Dacă în pasul de interclasare se folosește inegalitate de tip  $\leq$  atunci sortarea prin interclasare este **stabilă**

# Cursul următor va fi despre...

... sortare rapidă

... și alte aplicații ale tehnicii divizării

# Intrebare de final

Se consideră algoritmul:

```
alg(x[s..d])
if s>d then return 1
else if s==d then return x[s]
    else
        m ← (s+d)/2
        rez1 ← alg(x[s..m])
        rez2 ← alg(x[m+1..d])
        return rez1*rez2
    endif
endif
```

Care dintre răspunsuri este adevărat în cazul în care algoritmul se apelează pentru un tablou  $x[1..n]$  ( $n>1$ ) iar la analiza complexității se consideră că operația dominantă este adunarea:

- a) Algoritmul returnează  $x[1]*x[n]$  și are ordinul de complexitate  $O(1)$
- b) Algoritmul returnează produsul tuturor elementelor din  $x$  și are ordinul de complexitate  $O(\log n)$
- c) Algoritmul returnează produsul tuturor elementelor din  $x$  și are ordinul de complexitate  $O(n)$
- d) Algoritmul returnează 1 și are ordinul de complexitate  $O(1)$