

# LUCRARE DE LABORATOR NR.2

**Tema:** Metoda divide et impera.

## Scopul lucrării:

1. Studiarea metodei divide et impera.
2. Analiza și implementarea algoritmilor bazați pe metoda divide et impera.

## Note de curs:

### 1. Tehnica divide et impera

*Divide et impera* este o tehnica de elaborare a algoritmilor care constă în:

1. Descompunerea cazului ce trebuie rezolvat într-un număr de subcazuri mai mici ale aceleiași probleme.
2. Rezolvarea succesivă și independentă a fiecăruia din aceste subcazuri.
3. Recompunerea subsoluțiilor astfel obținute pentru a găsi soluția cazului inițial.

Să presupunem că avem un algoritm  $A$  cu timp pătratic. Fie  $c$  o constantă, astfel încât timpul pentru a rezolva un caz de mărime  $n$  este  $t_A(n) \leq cn^2$ . Să presupunem că este posibil să rezolvăm un astfel de caz prin descompunerea în trei subcazuri, fiecare de mărime  $\lceil n/2 \rceil$ . Fie  $d$  o constantă, astfel încât timpul necesar pentru descompunere și recompunere este  $t(n) \leq dn$ . Folosind vechiul algoritm și ideea de descompunere-recompunere a subcazurilor, obținem un nou algoritm  $B$ , pentru care:

$$t_B(n) = 3t_A(\lceil n/2 \rceil) + t(n) \leq 3c((n+1)/2)^2 + dn = 3/4cn^2 + (3/2 + d)n + 3/4c$$

Termenul  $3/4cn^2$  domină pe ceilalți când  $n$  este suficient de mare, ceea ce înseamnă că algoritmul  $B$  este în esență cu 25% mai rapid decât algoritmul  $A$ . Nu am reușit însă să schimbăm ordinul timpului, care rămâne pătratic.

Putem să continuăm în mod recursiv acest procedeu, împărțind subcazurile în subsubcazuri etc. Pentru subcazurile care nu sunt mai mari decât un anumit prag  $n_0$ , vom folosi tot algoritmul  $A$ . Obținem astfel algoritmul  $C$ , cu timpul

$$t_C(n) = \begin{cases} t_A(n) & \text{pentru } n \leq n_0 \\ 3t_C(\lceil n/2 \rceil) + t(n) & \text{pentru } n > n_0 \end{cases}$$

$t_C(n)$  este în ordinul lui  $n^{\lg 3}$ . Deoarece  $\lg 3 \cong 1,59$ , înseamnă că de această dată am reușit să îmbunătățim ordinul timpului.

Algoritmul formal al metodei divide et impera:

**funcție** *divimp*( $x$ )

{returnează o soluție pentru cazul  $x$ }

**if**  $x$  este suficient de mic **then return** *adhoc*( $x$ )

{descompune  $x$  în subcazurile  $x_1, x_2, \dots, x_k$ }

**for**  $i \leftarrow 1$  **to**  $k$  **do**  $y_i \leftarrow \text{divimp}(x_i)$

{recompune  $y_1, y_2, \dots, y_k$  în scopul obținerii soluției  $y$  pentru  $x$ }

**return**  $y$

unde *adhoc* este subalgoritmul de bază folosit pentru rezolvarea micilor subcazuri ale problemei în cauză (în exemplul nostru, acest subalgoritm este  $A$ ).

Un algoritm divide et impera trebuie să evite descompunerea recursivă a subcazurilor “suficient de mici”, deoarece, pentru acestea, este mai eficientă aplicarea directă a subalgoritmului de bază. Ce înseamnă însă “suficient de mic”?

În exemplul precedent, cu toate că valoarea lui  $n_0$  nu influențează ordinul timpului, este influențată însă constanta multiplicativă a lui  $n^{\lg 3}$ , ceea ce poate avea un rol considerabil în eficiența algoritmului. Pentru un algoritm divide et impera oarecare, chiar dacă ordinul timpului nu poate fi îmbunătățit, se dorește optimizarea acestui prag în sensul obținerii unui algoritm cât mai eficient. Nu există o metodă teoretică generală pentru aceasta, pragul optim depinzând nu numai de algoritmul în cauză, dar și de

particularitatea implementării. Considerând o implementare dată, pragul optim poate fi determinat empiric, prin măsurarea timpului de execuție pentru diferite valori ale lui  $n_0$  și cazuri de mărimi diferite.

În general, se recomandă o metodă hibridă care constă în a) determinarea teoretică a formei ecuațiilor recurente; b) găsirea empirică a valorilor constantelor folosite de aceste ecuații, în funcție de implementare.

Revenind la exemplul nostru, pragul optim poate fi găsit rezolvând ecuația

$$t_A(n) = 3t_A(\lceil n/2 \rceil) + t(n)$$

Empiric, găsim  $n_0 \cong 67$ , adică valoarea pentru care nu mai are importanță dacă aplicăm algoritmul A în mod direct, sau dacă continuăm descompunerea. Cu alte cuvinte, atâta timp cât subcazurile sunt mai mari decât  $n_0$ , este bine să continuăm descompunerea. Dacă continuăm însă descompunerea pentru subcazurile mai mici decât  $n_0$ , eficiența algoritmului scade.

Observăm că metoda divide et impera este prin definiție recursivă. Uneori este posibil să eliminăm recursivitatea printr-un ciclu iterativ. Implementată pe o mașină convențională, versiunea iterativă *poate fi* ceva mai rapidă (în limitele unei constante multiplicative). Un alt avantaj al versiunii iterative ar fi faptul că economisește spațiul de memorie. Versiunea recursivă folosește o stivă necesară memorării apelurilor recursive. Pentru un caz de mărime  $n$ , numărul apelurilor recursive este de multe ori în  $\Omega(\log n)$ , uneori chiar în  $\Omega(n)$ .

## 1.1. Mergesort (sortarea prin interclasare)

Fie  $T[1 \dots n]$  un tablou pe care dorim să-l sortăm crescător. Prin tehnica divide et impera putem proceda astfel: separăm tabloul  $T$  în două părți de mărimi cât mai apropiate, sortăm aceste părți prin apeluri recursive, apoi interclasăm soluțiile pentru fiecare parte, fiind atenți să păstrăm ordonarea crescătoare a elementelor. Obținem următorul algoritm:

```
procedure mergesort( $T[1 \dots n]$ )
{ sortează în ordine crescătoare tabloul  $T$  }
if  $n$  este mic
  then insert( $T$ )
else arrays  $U[1 \dots n \text{ div } 2]$ ,  $V[1 \dots (n+1) \text{ div } 2]$ 
   $U \leftarrow T[1 \dots n \text{ div } 2]$ 
   $V \leftarrow T[1 + (n \text{ div } 2) \dots n]$ 
  mergesort( $U$ ); mergesort( $V$ )
merge( $T$ ,  $U$ ,  $V$ )
```

unde  $insert(T)$  este algoritmul de sortare prin inserție cunoscut, iar  $merge(T, U, V)$  interclasează într-un singur tablou sortat  $T$  cele două tablouri deja sortate  $U$  și  $V$ .

Algoritmul *mergesort* ilustrează perfect principiul divide et impera: pentru  $n$  având o valoare mica, nu este rentabil să apelăm recursiv procedura *mergesort*, ci este mai bine să efectuăm sortarea prin inserție. Algoritmul *insert* lucrează foarte bine pentru  $n \leq 16$ , cu toate că, pentru o valoare mai mare a lui  $n$ , devine neconvenabil. Evident, se poate concepe un algoritm mai puțin eficient, care să meargă până la descompunerea totală; în acest caz, mărimea stivei este în  $\Theta(\log n)$ .

Spațiul de memorie necesar pentru tablourile auxiliare  $U$  și  $V$  este în  $\Theta(n)$ . Mai precis, pentru a sorta un tablou de  $n = 2^k$  elemente, presupunând că descompunerea este totală, acest spațiu este de

$$2(2^{k-1} + 2^{k-2} + \dots + 2 + 1) = 2 \cdot 2^k = 2n$$

elemente.

În algoritmul *mergesort*, suma mărimilor subcazurilor este egală cu mărimea cazului inițial. Această proprietate nu este în mod necesar valabilă pentru algoritmi divide et impera. Este esențial ca subcazurile să fie de mărimi cât mai apropiate (sau, altfel spus, subcazurile să fie cât mai *echilibrate*).

## 1.2. Quicksort (sortarea rapidă)

Algoritmul de sortare *quicksort*, inventat de Hoare în 1962, se bazează de asemenea pe principiul divide et impera. Spre deosebire de *mergesort*, partea nerecursivă a algoritmului este dedicată construirii subcazurilor și nu combinării soluțiilor lor.

Ca prim pas, algoritmul alege un element *pivot* din tabloul care trebuie sortat. Tabloul este apoi partiționat în două subtablouri, alcătuite de-o parte și de alta a acestui pivot în următorul mod: elementele mai mari decât pivotul sunt mutate în dreapta pivotului, iar celelalte elemente sunt mutate în stânga pivotului. Acest mod de partiționare este numit *pivotare*. În continuare, cele două subtablouri sunt sortate în mod independent prin apeluri recursive ale algoritmului. Rezultatul este tabloul complet sortat; nu mai este necesară nici o interclasare. Pentru a echilibra mărimea celor două subtablouri care se obțin la fiecare partiționare, ar fi ideal să alegem ca pivot elementul median. Intuitiv, *mediana* unui tablou  $T$  este elementul  $m$  din  $T$ , astfel încât numărul elementelor din  $T$  mai mici decât  $m$  este egal cu numărul celor mai mari decât  $m$ . Din păcate, găsirea medianei necesită mai mult timp decât merită. De aceea, putem pur și simplu să folosim ca pivot primul element al tabloului. Iată cum arată acest algoritm:

```
procedure quicksort( $T[i \dots j]$ )
{sortează în ordine crescătoare tabloul  $T[i \dots j]$ }
if  $j-i$  este mic
  then insert( $T[i \dots j]$ )
  else pivot( $T[i \dots j], l$ )
    {după pivotare, avem:
       $i \leq k < l \Rightarrow T[k] \leq T[l]$ 
       $l < k \leq j \Rightarrow T[k] > T[l]$ }
    quicksort( $T[i \dots l-1]$ )
    quicksort( $T[l+1 \dots j]$ )
```

Mai rămâne să concepem un algoritm de pivotare cu timp liniar, care să parcurgă tabloul  $T$  o singură dată. Putem folosi următoarea tehnică de pivotare: parcurgem tabloul  $T$  o singură dată, pornind însă din ambele capete. Încercați să înțelegeți cum funcționează acest algoritm de pivotare, în care  $p = T[i]$  este elementul pivot:

```
procedure pivot( $T[i \dots j], l$ )
{permută elementele din  $T[i \dots j]$  astfel încât, în final,
  elementele lui  $T[i \dots l-1]$  sunt  $\leq p$ ,
   $T[l] = p$ ,
  iar elementele lui  $T[l+1 \dots j]$  sunt  $> p$ }
 $p \leftarrow T[i]$ 
 $k \leftarrow i; l \leftarrow j+1$ 
repeat  $k \leftarrow k+1$  until  $T[k] > p$  or  $k \geq j$ 
repeat  $l \leftarrow l-1$  until  $T[l] \leq p$ 
while  $k < l$  do
  interschimbă  $T[k]$  și  $T[l]$ 
  repeat  $k \leftarrow k+1$  until  $T[k] > p$ 
  repeat  $l \leftarrow l-1$  until  $T[l] \leq p$ 
{pivotul este mutat în poziția lui finală}
interschimbă  $T[i]$  și  $T[l]$ 
```

Intuitiv, ne dăm seama că algoritmul *quicksort* este ineficient, dacă se întâmplă în mod sistematic ca subcazurile  $T[i \dots l-1]$  și  $T[l+1 \dots j]$  să fie puternic neechilibrate. Ne propunem în continuare să analizăm aceasta situație în mod riguros.

Operația de pivotare necesită un timp în  $\Theta(n)$ . Fie constanta  $n_0$ , astfel încât, în cazul cel mai nefavorabil, timpul pentru a sorta  $n > n_0$  elemente prin *quicksort* să fie

$$t(n) \in \Theta(n) + \max\{t(i) + t(n-i-1) \mid 0 \leq i \leq n-1\}$$

Folosim metoda inducției constructive pentru a demonstra independent că  $t \in O(n^2)$  și  $t \in \Omega(n^2)$ .

Putem considera că există o constantă reală pozitivă  $c$ , astfel încât  $t(i) \leq ci^2 + c/2$  pentru  $0 \leq i \leq n_0$ . Prin ipoteza inducției specificate parțial, presupunem că  $t(i) \leq ci^2 + c/2$  pentru orice  $0 \leq i < n$ . Demonstrăm că proprietatea este adevărată și pentru  $n$ . Avem

$$t(n) \leq dn + c + c \max\{i^2 + (n-i-1)^2 \mid 0 \leq i \leq n-1\}$$

$d$  fiind o altă constantă. Expresia  $i^2 + (n-i-1)^2$  își atinge maximumul atunci când  $i$  este 0 sau  $n-1$ . Deci,

$$t(n) \leq dn + c + c(n-1)^2 = cn^2 + c/2 + n(d-2c) + 3c/2$$

Dacă luăm  $c \geq 2d$ , obținem  $t(n) \leq cn^2 + c/2$ . Am arătat că, dacă  $c$  este suficient de mare, atunci  $t(n) \leq cn^2 + c/2$  pentru orice  $n \geq 0$ , adică,  $t \in O(n^2)$ . Analog se arată că  $t \in \Omega(n^2)$ .

Am arătat, totodată, care este cel mai nefavorabil caz: atunci când, la fiecare nivel de recursivitate, procedura *pivot* este apelată o singură dată. Dacă elementele lui  $T$  sunt distincte, cazul cel mai nefavorabil este atunci când inițial tabloul este ordonat crescător sau descrescător, fiecare partiționare fiind total neechilibrată. Pentru acest cel mai nefavorabil caz, am arătat că algoritmul *quicksort* necesită un timp în  $\Theta(n^2)$ .

## Întrebări de control:

1. De ce această metodă se numește divide et impera ?
2. Ce este un algoritm recursiv?
3. Descrieți etapele necesare pentru rezolvarea unei probleme prin metoda divide et impera.
4. Ce tip de funcție descrie timpul de execuție al unui algoritm de tipul divide et impera?
5. Care sunt avantajele și dezavantajele algoritmilor divide et impera?