

# COMPLEXITATEA ALGORITMILOR

## - STUDIU -

**Autor: Seciță Neli**



### Definiție

Un **algoritm** este un ansamblu complet și finit de operații cunoscute, care sunt executate într-o succesiune logică bine stabilită și au scopul de a transforma un ansamblu finit de valori de intrare într-un ansamblu finit de ieșire într-un timp finit.

Un **algoritm** este **eficient** dacă folosește puține resurse ale calculatorului și anume:

- **Memoria internă.** În memoria internă se alocă spațiu atât pentru datele folosite de algoritm, cât și pentru codul executabil al programului (instrucțiunile în cod mașină).
- **Procesorul.** Timpul de utilizare a procesorului depinde de timpul necesar pentru executarea algoritmului.

În ciuda progreselor tehnologice spectaculoase, trebuie elaborați algoritmi eficienți (care au codul mașină scurt și sunt rapizi) pentru rezolvarea problemelor moderne din ce în ce mai complexe. În general, se urmărește ca în urma analizei să rezulte o dependentă între timpul de execuție și dimensiunea datelor de prelucrat.

Criteriile față de care se stabilește eficiența algoritmilor sunt:

- Complexitatea spațiului
- Complexitatea timp

## COMPLEXITATEA SPAȚIU

Complexitatea spațiu este dimensiunea spațiului de memorie utilizat de program, spațiu care este de două tipuri:

- **constant** - folosit pentru memorarea codului programului executabil, a constantelor, variabilelor simple și a structurilor de date de dimensiune constantă alocate static. Dimensiunea spațiului este independentă de volumul și tipul datelor de intrare;

- **variabil** - folosit pentru structurile de date alocate dinamic, precum și pentru apelurile de proceduri și funcții. Dimensiunea acestui spațiu depinde și de tipul și volumul datelor de intrare, precum și de instanța problemei de rezolvat (starea la un moment dat al execuției: dacă folosesc sau nu structuri dinamice de date, dacă apelează sau nu subprograme).

Pentru a folosi cât mai puțină memorie trebuie ca în gândirea algoritmului să avem în vedere următoarele:

- Alegerea corectă a tipului de dată pentru fiecare variabilă de memorie folosită în algoritm.
- Rezolvarea problemei folosind cât mai puține variabile de memorie.

Atunci când i se atribuie unei date un tip de dată, data capătă mai multe atribute care determină domeniul de definiție intern al ei (mulțimea în care poate lua valori data). Tipul de dată ales influențează calitatea programului, deoarece el determină dimensiunea zonei de memorie alocată, algoritmul de codificare și operatorii admiși pentru prelucrare. Din această cauză, la alegerea tipului de dată trebuie să se facă în două moduri analiza datei:

- **Logic (la nivelul conceptual).** Analiza se face pornind de la enunțul problemei și constă în identificarea domeniului de definiție extern al datei. De exemplu, în enunțul problemei se precizează că trebuie prelucrat un număr întreg pozitiv, cu valori cuprinse între 0 și 200. Acesta este domeniul de definiție extern al datei.

- **Fizic (la nivelul reprezentării ei în memoria internă).** Analiza se face pornind de la tipurile de date implementate în limbajul de programare, fiecare tip de dată având un domeniu de definiție intern al datei. Să presupunem că în limbajul de programare sunt implementate următoarele trei tipuri de date întregi: **tipul 1** cu domeniul de definiție  $[-128, 127]$  reprezentat pe un octet, **tipul 2** cu domeniul de definiție  $[0, 255]$  reprezentat pe un octet și **tipul 3** cu domeniul de definiție  $[-32768, 32767]$  reprezentat pe doi octeți. În urma analizei fizice trebuie ales tipul de dată adecvat. **Regula** este: *se alege tipul de dată care consumă cea mai puțină memorie, astfel încât domeniul de definiție extern al datei să fie inclus în domeniul de definiție intern al datei.* Pentru exemplul prezentat se va alege **tipul 2** de dată deoarece numai **tipul 2** și **tipul 3** respectă condiția de incluziune a domeniilor de definiție ( $[0,200] \subseteq [0,255]$  și  $[0,200] \subseteq [-32768, 32767]$ , dar  $[0,200] \not\subseteq [-128,127]$ ), iar **tipul 2** ocupă mai puțin spațiu de memorie (1 octet) decât **tipul 3** (2 octeți).

Problema pare neimportantă atunci când algoritmul folosește câteva variabile de memorie. Dar pentru rezolvarea problemelor complexe se pot folosi structuri de date în care se memorează foarte multe date elementare (de la câteva zeci până la milioane de date elementare). În acest caz este important dacă tipul de dată elementară este ales corect. Fiecare octet de care nu are nevoie o dată elementară poate să însemne un consum inutil de milioane de octeți pentru structura de date.

Progresele tehnologice realizate (crearea unor memorii cu capacități de stocare din ce în ce mai mari) duc la scăderea importanței complexității spațiu.

## COMPLEXITATEA TIMP

În general, timpul de execuție al unui program este durata (exprimată în secunde, milisecunde, nanosecunde etc.) necesară ca programul să preia datele de intrare, să efectueze anumite operații asupra lor și să furnizeze datele de ieșire. Acest timp depinde întotdeauna de calculatorul pe care se execută programul. Un program care sortează un milion de numere va avea un anumit timp de execuție pe un calculator dotat cu un procesor Pentium II, care diferă de timpul de execuție pe un calculator dotat cu un procesor Pentium 4.

Pentru calculatoarele de ultimă generație vom avea timpi de execuție diferiți care vor depinde, în primul rând, de arhitectura și frecvența procesorului. Considerând din nou exemplul programului care sortează un milion de numere, vom obține timpi de execuție diferiți pe calculatoare din familii diferite. Programul nu va rula în același timp pe calculatoare cu procesoare Celeron, Pentium 4, Itanium, Athlon XP, Athlon 64 sau Opteron.

Dacă avem procesoare din aceeași familie, vom observa diferențe vizibile între un procesor cu frecvența de 2 GHz și un procesor cu frecvența de 3 GHz.

Dacă avem aceeași frecvență, vom observa, din nou, diferențe între un Pentium 4 și un Athlon XP.

De fapt, chiar dacă avem același tip de procesor și aceeași frecvență, pot apărea unele diferențe de timp datorate altor factori cum ar fi: sistemul de operare, cantitatea de memorie, rata de transfer a discului etc.

Așadar, măsurarea exactă a timpului de execuție nu este un criteriu valid pentru a descrie timpul de execuție al unui algoritm.

S-ar putea crede că un algoritm care are nevoie de  $t$  secunde pentru a rula pe un calculator al cărui procesor are frecvența de 1 GHz va avea nevoie de  $t/2$  secunde pentru a rula pe un calculator al cărui procesor are frecvența de 2 GHz. Din nefericire, o astfel de presupunere nu este validă, deoarece dublarea frecvenței nu înseamnă dublarea performanțelor.

Nu vom determina timpul de execuție al programului pe calculator, ci vom realiza **analiza complexității a algoritmului** din următoarele motive:

- timpul de execuție al programului depinde de numărul exact de operații elementare efectuate de algoritmul ce stă la baza conceperii programului și rezolvării problemei (algoritmul are comportări diferite pentru seturi de date de intrare diferite);
- timpul de execuție depinde de tipul calculatorului pe care se execută programul (programul este "rapid" pe calculatoare puternice, dar "lent" pe calculatoare mai slabe);
- timpul de execuție al programului depinde și de limbajul de programare în care este implementat (același program scris în limbajul C++ s-ar putea să fie mai rapid decât implementarea sa în Pascal);
- din considerente practice, nu putem testa pe calculator programe pentru cazuri oricât de mari, care ar dura ore, zile și chiar ani;
- se pot obține informații empirice asupra comportării în timp (duratei) a programelor numai pentru seturi particulare de date de intrare, nu pentru situații generale.

Pentru a înțelege analiza complexității unui algoritm vom defini următoarele noțiuni.



Se numește **operație elementară** acea operație sau grup de operații care are durata (timpul) de execuție independentă de datele de intrare ale problemei.

**Exemple de operații elementare:** o adunare, o scădere, o înmulțire, o împărțire, o comparație, o atribuire, 10 adunări, 10 scăderi, etc., pot constitui o operație elementară, dar un grup de  $n$  adunări nu poate reprezenta o operație elementară, deoarece durata lui de execuție depinde de volumul datelor de intrare ( $n$ ).

Costul unei operații elementare este dat de timpul necesar execuției acestei operații elementare. Timpul unei operații elementare este fix. Fiecare operație elementară are alt timp de execuție.



**Definiție**

**Operația de bază** este o operație elementară sau o succesiune de operații elementare a căror execuție nu depinde de valorile datelor de intrare.

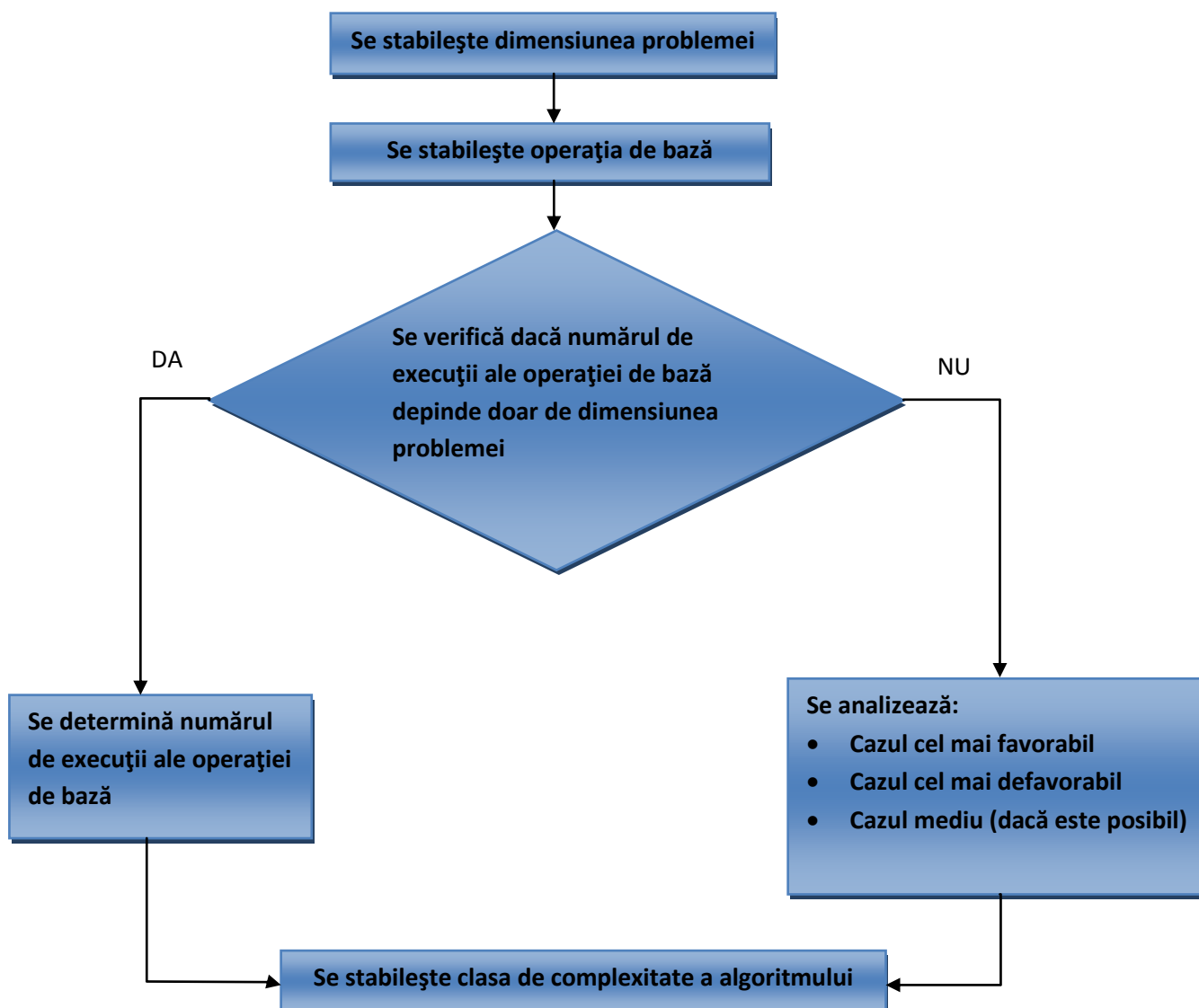


**Definiție**

**Eficiența unui algoritm** reprezintă timpul de calcul estimat prin numărul de execuții ale operației elementare.

Eficiența se notează cu  $T(n)$  și este o funcție care depinde de dimensiunea datelor de intrare.

## ETAPELE ANALIZEI COMPLEXITĂȚII



### Exemplu:

Dacă într-un algoritm se execută  $2 \cdot n^2 + 5 \cdot n + 3$  operații elementare, eficiența sa va fi  $T(n) = 2 \cdot n^2 + 5 \cdot n + 3$ .



**Definiție**

**Ordinul de complexitate** al unui algoritm îl reprezintă timpul de calcul estimat prin ordinul de mărime al numărului de execuții ale operației de bază.

Ordinul de complexitate se notează cu  $O(f(n))$ , unde  $f(n)$  reprezintă termenul determinant al numărului de execuții ale operației de bază – termenul determinant din funcția  $T(n)$ .

Notății:

$n$  - ordinul de mărime al datelor de intrare în algoritm

$T(n)$  – complexitatea timp al algoritmului

$O$  – ordinul de mărime al complexității timp

$f(n)$  – o funcție dependentă de numărul de operații timp

### Exemplu

Pentru determinarea ordinului de complexitate se pornește de la funcția  $T(n)$  - în exemplul nostru  $T(n) = 2 \cdot n^2 + 5 \cdot n + 3$  - și se execută următoarele operații:

1. Coeficienții termenilor din expresia  $T(n)$  se reduc la valoarea 1. În exemplu,  $f(n) = n^2 + n + 1$
2. Se păstrează din expresie termenul determinat. În exemplu,  $f(n) = n^2$ , deoarece pentru valori foarte mari ale lui  $n$  valoarea  $n+1$  este neglijabilă față de cea a lui  $n^2$ .

Așadar dacă eficiența unui algoritm este dată de funcția  $T(n) = 2 \cdot n^2 + 5 \cdot n + 3$ , spunem că acest algoritm are ordinul de complexitate  $O(n^2)$ .

Astfel în funcție de ordinul de complexitate, există următoarele tipuri de algoritmi:

Ordin de complexitate	Tipul algoritmului
$O(n)$	<b>Algoritm liniar</b>
$O(n^m)$	<b>Algoritm polinomial.</b> Dacă $m=2$ , algoritmul este pătratic, iar dacă $m=3$ , algoritmul este cubic.
$O(k^n)$	<b>Algoritm exponențial.</b> De exemplu: $2^n$ , $3^n$ etc. Algoritmul de tip $O(n!)$ este tot de tip exponențial deoarece: $1 \times 2 \times 3 \times \dots \times n > 2 \times 2 \times 2 \times \dots \times 2 = 2^{n-1}$

$O(\log n)$	Algoritm logaritmic
$O(n \log n)$	Algoritm liniar logaritmic

$$O(1) \leq O(\log n) \leq O(n) \leq O(n \log n) \leq O(n^2) \leq O(n^3) \leq O(n^k) \leq O(k^n) \leq O(n!)$$

Tipul algoritmului este foarte important deoarece de el depinde timpul de execuție și implicit eficiența algoritmului. Pentru exemplificare să presupunem că pentru executarea unei operații de bază sunt necesare  $10^{-9}$  secunde (adică într-o secundă se execută un miliard de operații de bază), iar dimensiunea datelor de intrare este  $n$ . În următorul tabel putem compara timpii de execuție necesari pentru diferite tipuri de algoritmi și pentru diferite dimensiuni ale datelor de intrare (valori ale lui  $n$ ).

$O(n)$	n=10	n=20	n=30	n=40	n=50
$\log_2 n$	3,32	4,32			
$n$	$10^{-8}s$	$2 \times 10^{-8}s$	$3 \times 10^{-8}s$	$4 \times 10^{-8}s$	$5 \times 10^{-8}s$
$n^2$	$10^{-7}s$	$4 \times 10^{-7}s$	$9 \times 10^{-7}s$	$16 \times 10^{-7}s$	$26 \times 10^{-7}s$
$n^3$	$10^{-6}s$	$8 \times 10^{-6}s$	$27 \times 10^{-6}s$	$64 \times 10^{-6}s$	$125 \times 10^{-6}s$
$2^n$ s	$2^{10} \times 10^{-9}s \approx$	$2^{20} \times 10^{-9}s$	$2^{30} \times 10^{-9}s \approx 1s$	$2^{40} \times 10^{-9}s \approx 10^3 \approx$	$2^{50} \times 10^{-9}s \approx 10^6 \approx$
$3^n$	$3^{10} \times 10^{-9}s \approx$	$3^{20} \times 10^{-9}s$	$3^{30} \times 10^{-9}s \approx 2 \times$	$3^{40} \times 10^{-9}s \approx 1,2 \times$	$3^{50} \times 10^{-9}s \approx 7 \times 10^4$

### Concluzii

1. Cei mai rapizi algoritmi sunt cei logaritmici
2. Dacă pentru rezolvarea aceleiași probleme există algoritmi polinomiali și exponențiali, se preferă cei polinomiali.
3. Dacă pentru rezolvarea aceleiași probleme există mai mulți algoritmi polinomiali, se preferă cel cu gradul mai mic.

Timpul de execuție al unui algoritm nu depinde doar de dimensiunea datelor de intrare, ci și de configurarea acestora. De exemplu, pentru a sorta un șir de numere “aproape sortat” vom avea nevoie, în principiu, de mai puțin timp decât pentru un șir „sortat în ordine inversă”.

Noțiunea de timp de execuție  $T(n)$  poate avea mai multe semnificații:

- ★ **Cazul cel mai defavorabil** corespunde  **timpului maxim de execuție**. În cazul unui algoritm de sortare ascendent, acest timp este dat (în general) de sortarea unui vector având elementele în ordine descrescătoare.
- ★ **Cazul mediu** corespunde  **timpului mediu de execuție**, adică raportul dintre suma timpului necesar pentru toate seturile de date posibile și numărul de seturi. Timpul mediu în cazul unui algoritm de sortare se bazează pe un vector de elemente generat aleatoriu.
- ★ **Cazul cel mai favorabil** corespunde  **timpului minim de execuție**. Pentru un algoritm de sortare, acest caz este dat (in general) de un vector deja sortat.

De obicei, în analiza algoritmilor se utilizează cazul cel mai defavorabil. Există trei motive pentru această alegere.

În primul rând, timpul de execuție în cel mai defavorabil caz reprezintă o limită superioară pentru timpul de execuție corespunzător oricărei configurații de dimensiune dată. Este garantat faptul, că pentru nici o configurație, nu vom avea un timp de execuție mai mare.

În al doilea rând, în cazul unor algoritmi cazul cel mai defavorabil apare relativ frecvent. De exemplu, pentru căutarea unei valori într-un vector, cazul cel mai defavorabil apare atunci când valoarea nu există, iar o astfel de situație este destul de frecventă.

În al treilea rând, în marea majoritate a cazurilor, cazul mediu este “aproape la fel de nefavorabil” ca și cel mai nefavorabil caz. De exemplu, pentru a determina maximumul unui șir, indiferent ce metodă aplicăm, va trebui întotdeauna să parcurgem toate elementele șirului.

Totuși, în anumite situații, timpul de execuție pentru cazul mediu se poate dovedi util. Cea mai mare dificultate întâmpinată în momentul în care se încearcă determinarea acestui timp este dată de faptul că, în marea majoritate a cazurilor, nu vom putea determina timpii de execuție pentru toate cazurile pentru ca apoi să calculăm o medie. În principiu, în acest scop putem considera că orice configurație a datelor de intrare are aceleași șanse să apară ca și oricare alta. Din nefericire, în practică, această presupunere se dovedește deseori falsă.

## **BIBLIOGRAFIE:**

1. Donald E. Knuth – Arta programării calculatoarelor, Volumul III , Editura Teora, 2001
2. Thomas H. Cormen, Charles E. Leiserson, Ronald R. Rivest – Introducere în algoritmi, Editura Agora Cluj, 2008.