

## COMPLEXITATEA CALCULULUI

Teoria complexității constituie un domeniu foarte important al teoriei algoritmilor care investighează rezolvabilitatea individuală a problemelor sub anumite restricții de resurse.

**Teoria complexității calculului** cuprinde:

1) Un studiu analitic al complexității unor clase de probleme în raport cu diverse tipuri concrete de mașini matematice care le rezolvă;

2) Un studiu calitativ al complexității algoritmilor care rezolvă astfel de probleme.

Mai precis, **complexitatea calculului** se bazează pe legăturile existente între **problemele rezolvabile algoritmic** și **resursele de calcul**.

Înainte de a trece la analiza unui algoritm, trebuie să se cunoască o tehnologie de implementare a acestuia care va include un model pentru resursele sale și costurile corespunzătoare. Așadar, **resursele de calcul** sunt introduse prin definirea unui model de calcul care, de regulă, reprezintă o mașină. În acest sens pot fi utilizate: **mașini Turing de diverse tipuri, mașini cu acces aleatoriu (random-acces machine, RAM), circuite booleene** etc. Resursele tipice sunt: **timp, spațiu, benzi, capete de citire/scriere, nivele într-un circuit** etc.

Pentru tratarea celor două elemente fundamentale, **problemă și mașină**, considerăm trei nivele abstracte în complexitatea calculului.

**a)** Un nivel înalt care pune în evidență **complexitatea abstractă** a calculului, cunoscută sub numele de „**teoria Blum de complexitate a calculului**“, care este independentă atât de problemă cât și de mașină. O astfel de teorie este construită pe o enumerare efectivă a tuturor funcțiilor parțial recursive, o enumerare a așa numitelor funcții „cost-măsură“ și două axiome de bază (axiomele lui Blum).

**b)** Un nivel mediu care pune în evidență **complexitatea structurală**, independentă de problemă dar dependentă de mașină. Scopul unei astfel de complexități este de a studia capabilitatea unor modele de calcul concrete pentru resurse sau combinații de resurse, independent de problema propusă.

**c)** Un nivel inferior ce indică o **complexitate concretă** care depinde atât de mașină cât și de problemă. Scopul său este de a detecta o bună evaluare, cu un cost pe cât posibil minim, folosind o resursă (sau combinații de resurse) într-un model precizat pentru rezolvarea problemei.

În general, dificultatea unei probleme  $P$  se poate măsura prin resursele de calcul limitate asociate algoritmului secvențial care o rezolvă. Aceste resurse sunt **timpul și spațiul de memorie** necesare pentru execuția algoritmului respectiv. O astfel de măsură se poate evalua în diverse moduri. În termenii mașinii Turing, ca model de calcul, complexitatea temporală este stabilită de numărul de deplasări necesare realizării calculului respectiv, iar pentru un computer digital, de numărul de ciclări ale mașinii sau timpul real solicitat de mașină pentru acel calcul. În ceea ce privește complexitatea spațială, pentru mașina Turing, ea constă în numărul de celule (pătrate) ale benzii folosite în calcul, iar pentru computer, în numărul de bytes utilizați.

Prin urmare, ideea de **complexitate a unui algoritm** poate fi privită sub două aspecte:

**a) static**, prin structura sa.

**b) dinamic**, prin durata execuției sale.

**Complexitatea spațială** se exprimă prin dimensiunea spațiului de memorie necesar algoritmului, independent de comportarea pe care o are el pe parcursul execuției.

**Complexitatea temporală** se exprimă prin timpul necesar execuției sale. Axiomele lui Blum, de exemplu, pun în evidență măsuri de complexitate dinamică cu consecințe ca: teorema corelării măsurilor, teorema accelerării, teorema lacunei etc.

Există numeroase probleme de optimizare în rețele de transport, informatică, electronică, logistica construcțiilor, teoria comunicațiilor (în codurile corectoare de erori), criptografie etc. Pentru algoritmii de rezolvare a acestor probleme este obligatoriu un studiu al complexității lor. Complexitatea algoritmilor relativ la coduri, reprezentarea compactă a mesajelor în vederea transmiterii lor prin diverse canale, permite o analiză asupra eficacității metodelor de codificare/decodificare. Relativ la criptografie, studiul complexității implică elaborarea unor tehnici care să permită cifrarea mesajelor sub o formă care să le asigure, pe cât posibil, inviolabilitatea.

**Analiza unui algoritm** conduce la stabilirea eficienței sale și implică, în principal, ideea de complexitate pentru că ea prevede resursele solicitate de algoritmul respectiv. Stabilirea complexității unui algoritm este necesară, pe de o parte, datorită faptului că mulți algoritmi sunt eliminați de practică deoarece necesită un timp de execuție și un spațiu de memorie foarte mari, iar pe de altă parte, se caută algoritmi cât mai performanți în

vederea rezolvării cu calculatorul a unor probleme destul de complexe impuse de practică. Un calculator, oricât de performant ar fi, este în esență un automat finit, deci el are posibilități limitate. Performanța unui algoritm se stabilește conform unui criteriu care, de cele mai multe ori, îl constituie timpul de execuție al algoritmului respectiv.

Având în vedere faptul că pentru seturi de date de intrare diferite același algoritm folosește timpi de execuție diferiți este necesar a lua în considerație:

- **timpul în cazul cel mai favorabil** (durata minimă pentru execuția algoritmului);
- **timpul mediu** (raportul dintre suma timpilor necesari pentru toate seturile de date posibile și numărul acestor seturi);
- **timpul în cazul cel mai defavorabil** (durata maximă pentru execuția algoritmului).

Acesta din urmă oferă o margine superioară a timpului de execuție pentru toate intrările de o dimensiune fixă și reprezintă situația cea mai indicată pentru căutarea de informații într-o bază de date.

Să considerăm implementarea unui algoritm oarecare care să primească intrări de dimensiuni diferite. La o intrare de dimensiune  $n$  vom asocia o măsură  $f(n)$  de folosire a resurselor sale care, de regulă, trebuie să se minimizeze. În mod normal,  $f(n)$  va reprezenta timpul solicitat de algoritm pentru intrarea de dimensiune  $n$  în cazul cel mai defavorabil sau mediu (la alegerea noastră). Există o serie de factori care complică mai mult sau mai puțin calculul exact al lui  $f(n)$ .

De exemplu:

**a)** Timpul solicitat pentru execuția unei instrucțiuni individuale dintr-un program, cu aceeași instanță și pe aceeași mașină, poate varia.

**b)** Poate exista o mare variație de folosire a resurselor pentru intrări de o anumite dimensiune constantă  $n$ .

**c)** Cazul cel mai defavorabil poate fi mai rar întâlnit în practică, iar cazul mediu să fie nereprezentativ.

**d)** Unii algoritmi se pot executa mai bine pe anumite clase de intrări.

În acest sens se impun câteva sugestii, cum ar fi:

- Identificarea operațiilor abstracte folosite de algoritm. Pentru a obține o maximizare a independenței de mașină este necesară o analiză a acestor operații abstracte, pentru că resursele solicitate de o mare parte din ele vor fi neimportante. Unele din ele sunt utilizate o singură dată la inițializare.

- Un algoritm, în general, posedă cel puțin un ciclu. Acesta trebuie identificat pentru că instrucțiunile din interiorul său se execută mult mai des și ele vor juca un rol important în analiza timpului de execuție a algoritmului. Prin contorizarea acestor instrucțiuni se determină o margine superioară corespunzătoare pentru valoarea timpului de execuție în cazul cel mai defavorabil și, dacă este posibil, o configurare a cazului mediu. Această limită superioară este necesară pentru că, în mod practic, nu poate fi găsită o valoare exactă a timpului de execuție în cazul cel mai defavorabil.

- Timpul necesar unui algoritm pentru rezolvarea unei probleme cu o instanță dată, reprezintă numărul operațiilor elementare (primitive) efectuate de algoritm pentru acea instanță. Se acceptă o astfel de interpretare deoarece se presupune că execuția unei astfel de operații se produce într-un timp constant și nu depinde de mărimea operanzilor și nici de timpul de memorare a rezultatului. De aceea resursa timp asociată se analizează independent de sistemul de calcul pe care se implementează algoritmul respectiv.

- Deși progresele tehnologice actuale fac ca necesarul de memorie să treacă pe un plan secund, există totuși situații în care spațiul de memorie utilizat este folosit ca argument în stabilirea unor limite inferioare pentru timpul de execuție.

- Viteza de calcul ce caracterizează actuala generație de calculatoare are drept consecință faptul că problema timpului de execuție se pune, în general, pentru valori foarte mari ale dimensiunii intrării. Aceasta conduce la ideea unei analize a termenului dominant (cel care tinde cel mai repede la infinit) din formula de exprimare a numărului de operații elementare executate de către algoritm.

Dimensiunea informațiilor prelucrate în majoritatea problemelor pe care le întâlnim în practică nu rămâne constantă.

Pentru a înțelege noțiunea de ”procedeu mecanic de calcul“ au fost propuse numeroase modele de calcul formal. Conform celebrei teze a lui Church - tot ceea ce este intuitiv calculabil cu ajutorul unui algoritm este calculabil indiferent de modelul formal de calcul - aceste modele sunt echivalente. În mod clasic, în teoria complexității, se consideră drept model mașina Turing care prezintă dublul avantaj de a constitui un model de program pentru calculator, dar și un cronometru pentru timpul de execuție al său. Conform acestui model,

complexitatea unui algoritm **A**, pentru orice dimensiune  $n$  a intrării, este o funcție  $f(n)$  ce exprimă timpul maxim de execuție a algoritmului.

În descrierea algoritmilor, cel mai convenabil model este modelul RAM având în vedere și cele mai importante clase de complexitate studiate (timp și spațiu polinomial).

Există câteva funcții tipice de exprimare a timpului de execuție a unui algoritm. Putem obține, în mod obișnuit, o astfel de funcție printr-o relație de recurență.

Cel mai adesea se va întâlni funcția de forma

$f(n) = cg(n) + tm$  unde  $c > 0$  este o constantă,  $n$  reprezintă dimensiunea intrării, iar  $tm$  este un “termen mic” care este semnificativ doar pentru valori mici ale lui  $n$  sau pentru algoritmi sofisticăți.

Funcția  $g(n)$  poate fi:

- constantă (algoritm se execută în timp constant);
- $\log n$  (algoritm se execută în timp  $\log$ );
- $n^m$  ( $m = 0, 1, 2, \dots$ ) (algoritm se execută în timp polinomial);

Cazuri particulare:

- a)**  $n$  (algoritm se execută în timp liniar);
- b)**  $n \log n$  (algoritm se execută în timp liniar  $\log$ );
- c)**  $n^2$  (algoritm se execută în timp pătratic);
- d)**  $n^3$  (algoritm se execută în timp cubic);
- $n!$  (algoritm se execută în timp factorial);
- $k^n$  ( $k > 1$ , constantă) (algoritm se execută în timp exponențial).

#### **Exemplul 1.**

Să considerăm un algoritm care efectuează operații de punere/extragere a unei date de 32 biți efectuate pe o stivă cu elemente întregi. Astfel de operații vor necesita un timp constant. Un algoritm care se execută într-un timp constant mic se zice că este “*perfect*”.

#### **Exemplul 2.**

Să presupunem un algoritm a cărui intrare constă dintr-un șir de  $n$  caractere. El poate prelucra intrarea sa caracter cu caracter, solicitând același timp pentru fiecare astfel de caracter. În acest caz,  $f(n) = n$ . Un astfel de algoritm care se execută în timp liniar se zice că este “*excelent*”.

#### **Exemplul 3.**

Un algoritm poate cicla direct intrarea sa formată din numere întregi sub forma

$$f(n) = n + f(n - 1).$$

Iterând această relație se obține  $f(n) = n + f(n - 1) = n + ((n-1) + f(n - 2)) = \dots = n + (n - 1) + (n - 2) + \dots + 2 + f(1) = n^2/2 + n/2 + k$ , unde  $k$  este o constantă. Pentru un  $n$  suficient de mare,  $k$  și  $n/2$  sunt mici față de  $n^2$ . Un astfel de algoritm se execută într-un timp pătratic.

Un algoritm care solicită o prelucrare a celor  $n^2$  perechi de caractere ce corespund unei intrări care constă dintr-un șir de  $n$  caractere, solicită tot un timp pătratic de execuție.

Pentru intrări de dimensiuni mari algoritmi care se execută în timp pătratic vor evolua mai lent.

#### **Exemplul 4.**

Un algoritm poate prelucra, la fiecare pas, jumătate din intrarea sa. Așadar,

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

(cu aproximare în cazul în care  $n$  nu este o putere naturală a lui 2).

Fie  $n = 2^x$ . Atunci,  $f(n) = f(2^x) = 1 + f(2^{x-1}) = 1 + (1 + f(2^{x-2})) = \dots = x + f(2^0) = x + k$ , unde  $k$  este o constantă.

În acest caz,  $f(2^x)$  este aproximativ  $x$ , iar  $f(n)$  este aproximativ  $\log_2 n$ . Un astfel de algoritm se execută în timp **log**. Acești algoritmi au o creștere foarte lentă și sunt foarte buni în practică.

Este foarte cunoscut algoritmul “Divide et Impera” folosit în Quicksort, Mergesort etc. Pentru acest algoritm,  $f(n) = n + 2f(n/2)$ .

Pentru  $n = 2^x$ , folosind un mic artificiu, se obține:

$$f(2^x)/2^x = 2^x/2^x + 2*f(2^x/2)/2^x = 1 + f(2^{x-1})/2^{x-1} = 1 + (1 + f(2^{x-2})/2^{x-2}) = \dots = x + f(2^0)/2^0 = x + k, \text{ unde } k \text{ este o constantă.}$$

Rezultă că  $f(2^x) = 2^x(x + k) = 2^x x + tm$ . Prin urmare,  $f(n) = n \log_2 n + tm$ . În concluzie, algoritmul respectiv se execută în timp **liniar log**.

#### **Exemplul 5.**

Să presupunem că intrarea unui algoritm constă într-o mulțime de  $n$  numere întregi. Se cere să se găsească o submulțime a acestei mulțimi cu proprietatea că suma elementelor sale este nulă.

Printr-o cercetare exhaustivă, în cazul cel mai defavorabil, se vor verifica toate cele  $2^n$  submulțimi posibile. Un astfel de algoritm se va executa într-un timp exponențial.

#### **Exemplul 6.**

Un algoritm, prin care se cere obținerea tuturor anagramelor corespunzătoare unui cuvânt format din  $n$  caractere la intrare, se va executa într-un timp factorial, pentru că există  $n!$  astfel de posibilități.

Funcția  $n!$  crește aproximativ cu aceeași viteză ca  $n^n$ , dar mai repede decât  $2^n$ .

În 1964, Cobham a introdus clasa  $P$  a **problemelor rezolvabile algoritmic în timp polinomial**, adică o problemă ce se rezolvă printr-un algoritm  $A$  care pentru orice număr natural  $n$ , funcția sa de complexitate este mărginită superior de un polinom cunoscut  $p(n)$  în variabila  $n$ , adică  $f(n) \leq kp(n)$ , unde  $k$  este o constantă nenulă. În această clasă se întâlnesc așa numitele **probleme "facile"**. Se mai spune despre un algoritm de complexitate polinomială că reprezintă rezultatul unei cunoașteri detaliate a problemei pe care o rezolvă.

Despre un algoritm care nu este de complexitate polinomială se zice că se comportă **"exponențial"**. În aceeași clasă a algoritmilor exponențiali sunt încadrați și algoritmii de complexitate  $n \log n$  deși nu corespund în sensul strict matematic al noțiunii respective. Având în vedere viteza de creștere sau ordinul de creștere a timpului de execuție în raport cu  $n$  a funcțiilor exponențiale față de cele polinomiale, în general, algoritmii exponențiali sunt inutilizabili în practică. Despre un algoritm de complexitate exponențială se spune că este o variantă a unei enumerări totale a căilor de identificare a soluțiilor problemei respective.

Există unii algoritmi cu comportare exponențială care, pentru valori relativ mici ale lui  $n$ , sunt mai eficienți decât cei alternativi cu comportare polinomială. De asemenea, unii algoritmi exponențiali se comportă acceptabil pentru unele probleme particulare (vezi metoda simplex de rezolvare a problemelor de programare liniară).

În general, despre o problemă pentru care s-a dovedit că nu există un algoritm de complexitate polinomială pentru rezolvarea ei, adică nu este **tractabilă**, se spune că este **intractabilă**. Dificultatea unei astfel de probleme trebuie remarcată prin faptul că

timpul necesar pentru găsirea unei soluții este de ordin exponențial, adică funcția nu se poate exprima printr-o expresie care să poată fi mărginită superior de un polinom în variabila  $n$ .

Dacă se are în vedere ca model, mașina de calcul în paralel (capabilă de a efectua simultan un număr relativ mare de calcule independente), **clasa problemelor dificile** (cele care nu sunt facile) se poate împărți în două subclase:

**a)** subclasa problemelor pentru care nu există algoritmi nedeterminiști de complexitate polinomială pentru rezolvarea lor;

**b)** subclasa problemelor pentru care există algoritmi nedeterminiști de complexitate polinomială pentru rezolvarea lor (**NP**).

Trebuie observat faptul că majoritatea problemelor care par a fi dificile admit algoritmi nedeterminiști de complexitate polinomială pentru rezolvarea lor. Noțiunea de **"algoritm determinist"** trebuie înțeleasă în sensul că structura sa nu permite o alegere între mai multe căi posibile în vederea obținerii rezultatului dorit. Conceptul de **"algoritm nedeterminist"** trebuie înțeles în sensul că el se poate afla în mai multe stări independente care nu se pot alege după anumite criterii și nici genera aleator. Un algoritm se numește **nedeterminist polinomial** dacă complexitatea calculelor, efectuate pe orice cale a arborelui ce descrie ramificările procesului de căutare a soluției, este polinomială.

Având în vedere aceste interpretări, conceptul de **algoritm determinist polinomial** este evident.

Clasa problemelor **"dificile în sensul cel mai tare"** este formată din acele probleme pentru care s-a demonstrat că nu există algoritmi pentru rezolvarea lor (de exemplu, problema a zecea a lui Hilbert cu privire la rezolvabilitatea în numere întregi a ecuațiilor polinomiale).