## CURS 2 COMPLEXITATEA ALGORITMILOR

## Determinarea complexității computaționale a unui algoritm

Vom începe prin a prezenta câțiva algoritmi a căror complexitate poate fi estimată corect mai greu:

```
a)
    printf("n = ");
    scanf("%d", &n);

i = 0;
    p = 1;

while(i <= n)
{
        j = 1;
        while(j <= p)
        {
            printf("%d ", j);
            j++;
        }
        printf("\n");
        i++;
        p = p*2;
}</pre>
```

După o analiză superficială, acest algoritmul pare să aibă complexitatea  $\mathcal{O}(n \cdot p)$ , datorită celor două instrucțiuni while imbricate. Analizând cu atenție algoritmul, vom observa faptul că, pentru fiecare valoare i cuprinsă între 0 și n, el afișează numerele de la 1 la  $2^i$ , ceea ce înseamnă că, în total, va afișa  $2^0 + 2^1 + \cdots + 2^n = 2^{n+1} - 1$  numere, deci complexitatea sa este  $\mathcal{O}(2^n)$ , adică o complexitate exponențială! Această complexitate exponențială este indusă de faptul că variabila p își dublează valoarea la fiecare pas, deci are o creștere exponențială. Dacă variabila p ar avea o creștere liniară (e.g., p = p + 1), atunci, pentru fiecare valoare i cuprinsă între 0 și n, se vor afișa numerele de la 1 la i + 1, ceea ce înseamnă că, în total, va afișa  $1 + 2 + \cdots + (n + 1) = \frac{(n+1)(n+2)}{2}$  numere, deci complexitatea sa ar fi  $\mathcal{O}(n^2)$ , adică o complexitate pătratică!

```
b)
    printf("a = ");
    scanf("%d", &a);

printf("b = ");
    scanf("%d", &b);
```

Inițial, acest algoritmul pare să aibă complexitatea  $\mathcal{O}(b)$ , datorită celor două instrucțiuni while secvențiale. Analizând cu atenție algoritmul, vom observa faptul că la fiecare pas valoarea variabilei p se dublează, deci, numărul total de iterații k pe care le va efectua algoritmul se obține rezolvând inecuația  $2^k \leq b$ , de unde obținem  $k \leq \log_2 b$ . În concluzie, acest algoritm, care afișează puterile lui 2 cuprinse între a și b, are complexitatea  $\mathcal{O}(\log_2 b)$ , deci o complexitate logaritmică!

```
c)
      printf("n = ");
      scanf("%d", &n);
      for(i = 0; i < n; i++)</pre>
            printf("v[%d] = ", i);
            scanf("%d", &v[i]);
      }
      i = 0;
      j = n - 1;
      while (i < j)
            while(i < n && v[i] < 0)
                  i++;
            while(j >= 0 \&\& v[j] >= 0)
                  j--;
            if (i < j)
                  aux = v[i];
                  v[i] = v[j];
                  v[j] = aux;
            }
      }
      printf("\nTabloul:\n");
      for(i = 0; i < n; i++)</pre>
            printf("%d ", v[i]);
```

La prima vedere, acest algoritmul pare să aibă complexitatea  $\mathcal{O}(n^2)$ , unde n este numărul de elemente din tabloul unidimensional v, datorită celor două instrucțiuni while

secvențiale imbricate în altă instrucțiune while. Analizând cu atenție algoritmul, vom observa faptul că, în realitate, cei 2 indici i și j nu se suprapun, ci parcurg, fiecare, o porțiune din tabloul v (i.e., indicele i parcurge tabloul de la stânga spre dreapta, iar indicele j de la dreapta spre stânga), iar în momentul în care cei 2 indici se "întâlnesc", algoritmul se termină. Astfel, per total, cei 2 indici vor parcurge o singură dată întregul tablou v, deci complexitatea algoritmului este  $\mathcal{O}(n)$ , respectiv o complexitate liniară. Algoritmul realizează un fel de sortare a elementelor tabloului, respectiv mută valorile negative înaintea celor pozitive, fără ca valorile negative sau cele pozitive să fie sortate conform unui criteriu. Metoda de parcurgere utilizată se numește metoda arderii lumânării la două capete (two pointers) și, într-o formă puțin modificată, este folosită și în metoda de sortare Quicksort.

## Estimarea timpului de executare al unui algoritm

Complexitatea unui algoritm ne oferă o modalitate de comparare a performanțelor mai multor algoritmi care rezolvă o anumită problemă, dar, în practică, ne interesează și estimări ale timpului de executare al unui algoritm pe un anumit sistem de calcul. Pentru a realiza acest lucru, pe lângă complexitatea computațională, vom lua în calcul și frecvența procesorului sistemului respectiv, deoarece această influențează în mod decisiv timpul de executare al unui algoritm.

Practic, pentru a estima timpul de executare al unui algoritm cu o anumită complexitate computațională vom utiliza următoarele două observații:

- durata unui ciclu de procesor (exprimată în secunde), este egală cu inversul frecvenței procesorului (exprimată în hertzi);
- orice operație elementară durează maxim 5 cicli de procesor.

De exemplu, un procesor cu frecvența  $f_P=3$ GHz execută 3GHz =  $3\times 10^9$  cicli pe secundă, deci un ciclu de procesor durează  $\frac{1}{3\text{GHz}}=\frac{1}{3\cdot 10^9}=0.3\cdot 10^{-9}\text{secunde}=3\cdot 10^{-10}\text{secunde}$ . În concluzie, rezultă că, pentru un astfel de procesor, o operație elementară durează aproximativ  $5\cdot 3\cdot 10^{-10}\text{secunde}=15\cdot 10^{-10}\text{secunde}$ .

Dacă vom rula un algoritm cu complexitatea  $O(n^2)$  pe un PC echipat cu un procesor având frecvența  $f_P = 3 \, \text{GHz}$  pentru  $n = 20000 = 2 \cdot 10^4$ , atunci timpul de executare t poate fi aproximat, în secunde, astfel:

$$t = \underbrace{(2 \cdot 10^4)^2}_{\text{numărul total}} \cdot \underbrace{15 \cdot 10^{-10}}_{\text{durata unei}} \text{s} = 6 \cdot 10^{-1} \text{ s} = 0.6 \text{ s}$$

În imaginea de mai jos, puteți observa faptul că estimarea realizată anterior este corectă (am utilizat un PC echipat cu un procesor având frecvența  $f_P = 3$ GHz):

```
#include <stdio.h>
 2
     #include <stdlib.h>
     int main()
                                            C:\Users\Ours\Desktop\Test_C\bin\Debug\Test_C.exe
 5
                                           Suma: 7999600000000
 6
          unsigned int i, j, n;
                                                                       execution time : 0.556 s
                                           Process returned 0 (0x0)
          unsigned long long int s;
 8
                                           Press any key to continue.
          n = 20000;
10
          for(i = 0; i < n; i++)</pre>
11
12
              for(j = 0; j < n; j++)
13
                   s = s + i + j;
14
15
          printf("Suma: %llu\n", s);
16
17
          return 0;
18
```

Pentru același sistem de calcul, putem estima timpul de executare t al unui algoritm cu complexitatea  $\mathcal{O}(2^n)$  pentru n=100 astfel (vom folosi aproximarea  $2^{10}\approx 10^3$ ):

$$t \approx \underbrace{\frac{2^{100}}{\text{numarul total}}}_{\text{numarul total de operații elementare}} \cdot \underbrace{\frac{15 \cdot 10^{-10}}{\text{durata unei}}}_{\text{operații elementare}} s \approx 10^{30} \cdot 15 \cdot 10^{-10} \text{ s} \approx 15 \cdot 10^{20} \text{ s} \approx \underbrace{\frac{15 \cdot 10^{20}}{3600}}_{\text{ore}} \text{ ore} \approx \underbrace{\frac{15 \cdot 10^{16} \cdot 10^4}{3600}}_{\text{ore}} \text{ ore} \approx 15 \cdot 10^{16} \cdot 3 \text{ ore} \approx 45 \cdot 10^{16} \text{ ore} \approx \underbrace{\frac{45 \cdot 10^{14} \cdot 10^2}{24}}_{\text{24}} \text{ zile} \approx \underbrace{\frac{180 \cdot 10^{14}}{365}}_{\text{ani}} \approx \underbrace{\frac{180 \cdot 10^{14} \cdot 10^2}{365}}_{\text{ani}} \approx \underbrace{\frac{180 \cdot 10^{11} \cdot 10^2}_{\text{ani}}}_{\text{ani}} \approx \underbrace{\frac{180 \cdot 10^{11} \cdot 10^2}_{\text{ani}}}_{\text{ani}} \approx \underbrace{\frac{180 \cdot 10^{11}$$

Folosind estimări de tipul celor prezentate anterior, putem să determinăm dimensiunea maximă a datelor de intrare pentru care un anumit algoritm se va încadra într-un timp maxim dat. De exemplu, pentru un algoritm cu complexitatea  $\mathcal{O}(n^2)$  vrem să determinăm dimensiunea maximă n a datelor de intrare pentru care acesta va rula în mai puțin de o secundă. În acest caz, timpul de executare va fi  $t=n^2\cdot 15\cdot 10^{-10}$  s, deci vom rezolva inecuația  $t\leq 1 \Leftrightarrow n^2\cdot 15\cdot 10^{-10}\leq 1 \Leftrightarrow n^2\leq \frac{1}{15\cdot 10^{-10}}=0.07\cdot 10^{10}\Leftrightarrow n\leq \sqrt{7\cdot 10^8}=2.7\cdot 10^4=27000$ . Astfel, obținem că algoritmul respectiv se va executa într-un timp cel mult egal cu o secundă dacă dimensiunea datelor sale de intrare este cel mult 27.000, fapt care se poate observa și în imaginea de mai jos:

```
#include <stdio.h>
 2
     #include <stdlib.h>
 3
4
    int main()
6
          unsigned int i, j, n;
                                            C:\Users\Ours\Desktop\Test_C\bin\Debug\Test_C.exe
 7
          unsigned long long int s;
                                           Suma: 19682271000000
 8
9
                                           Process returned 0 (0x0)
                                                                       execution time : 0.971 s
          n = 27000;
                                           Press any key to continue.
10
11
          for(i = 0; i < n; i++)</pre>
              for(j = 0; j < n; j++)</pre>
12
13
                   s = s + i + j;
14
          printf("Suma: %llu\n", s);
15
16
17
          return 0;
18
19
```

O altă problemă care poate să apară în practică este aceea a verificării faptului că o anumită prelucrare poate fi efectuată într-un timp maxim dat. De exemplu, folosind sistemul de calcul utilizat anterior, putem să sortăm crescător un milion de numere în cel mult o secundă? Pentru a răspunde la această întrebare, trebuie să ne amintim faptul că algoritmii de sortare studiați (uzuali) se împart în două categorii, din punct de vedere al complexității computaționale:

- a) algoritmi de sortare cu complexitatea  $\mathcal{O}(n^2)$  (e.g., sortarea prin selecție sau Bubblesort), pentru care timpul de executare va fi aproximativ egal cu  $t_1 \approx (10^6)^2 \cdot 15 \cdot 10^{-10}$  secunde  $\approx 1500$  secunde  $\approx 25$  minute, ceea ce arată foarte clar faptul că acești algoritmi nu pot fi utilizați pentru a sorta un milion de numere în cel mult o secundă;
- b) algoritmi de sortare cu complexitatea  $\mathcal{O}(n\log_2 n)$  (e.g., Quicksort sau Mergesort), pentru care timpul de executare va fi aproximativ egal cu  $t_2 \approx 10^6 \cdot \log_2 10^6 \cdot 15 \cdot 10^{-10}$  secunde  $\approx 270 \times 10^{-4}$  secunde  $\approx 0.027$  secunde, ceea ce arată faptul că acești algoritmi ar putea să sorteze un milion de numere în cel mult o secundă.

Pentru a valida și practic acest rezultat, putem utiliza următorul program, care sortează crescător un milion de numere generate aleatoriu folosind funcția qsort din biblioteca stdlib.h, care implementează algoritmul de sortare Quicksort:

```
#include<stdio.h>
#include<stdlib.h>
#include<time.h>

int cmpCrescator(const void* a, const void* b)
{
    int va = *(int*)a;
    int vb = *(int*)b;

    if(va < vb) return -1;</pre>
```

```
if(va > vb) return +1;
    return 0;
}
int main()
    int i, n = 1000000;
    int *v = (int*)malloc(n*sizeof(int));
    double t;
    //initializarea generatorului de numere pseudoaleatorii
    //time(NULL) = numarul de secunde trecute de la 01.01.1970
    srand(time(NULL));
    for(i = 0; i < n; i++)</pre>
        //functia rand() va genera, la fiecare apel,
        //un numar pseudoaleatoriu cuprins intre 0 si RAND MAX = 32767
        v[i] = rand();
    //numarul de cicli de procesor utilizati de la
    //inceputul programului
    t = clock();
    //apelam functia qsort
    qsort(v, n, sizeof(int), cmpCrescator);
    //calculez numarul de cicli de procesor utilizati
    //pentru secventa cronometrata
    t = clock() - t;
    //calculez numarul de secunde in care a fost executata
    //secventa cronometrata
    //CLOCKS_PER_SEC = numarul de cicli per secunda
    t = t / CLOCKS PER SEC;
    printf("Timp de executare qsort: %.2f secunde\n", t);
    free(v);
    return 0;
}
```

Rulând programul de mai sus pe un sistem de calcul având un procesor cu frecvența  $f_P = 3$  GHz, vom obține timpi de executare cuprinși între 0.12 și 0.20 de secunde, ceea ce validează și experimental estimarea anterioară.