

Curs SDA (PC2)

Curs 13

Algoritmi

Iulian Năstac

Recapitulare

O nouă tehnică de sortare (**heapsort**)

- Noțiunea de heap a fost introdusă și folosită în anii 60 de Robert W. Floyd și J. W. J. Williams pentru crearea unui algoritm de sortare numit **heapsort**.

```
heapsort (T[1..n])
{
    make_heap(T);
    for( i = n; i ≥ 2; i - -)
        {
            T[1] ↔ T[i];
            cerne (T[1..i-1], 1)
        }
}
```

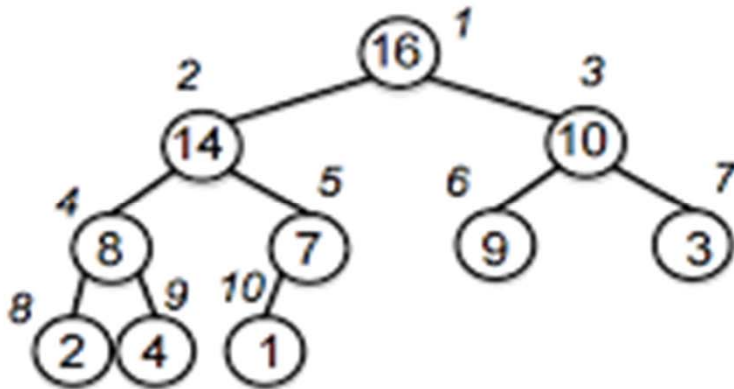
Exemplu

Se dorește obținerea unui arbore heap dintr-un vector nesortat

Pornim de la următorul vector (care nu este un heap):

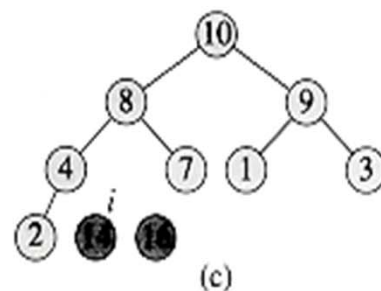
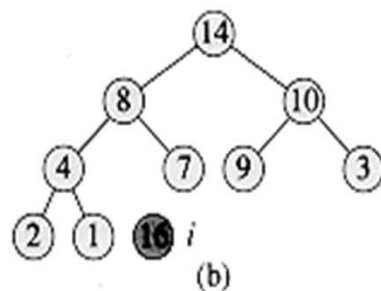
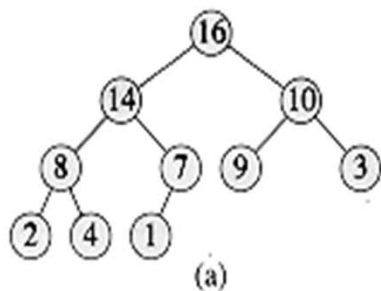
4	1	3	2	16	9	10	14	8	7
T[1]	T[2]	T[3]	T[4]	T[5]	T[6]	T[7]	T[8]	T[9]	T[10]

După apelarea funcției **make_heap** obținem:



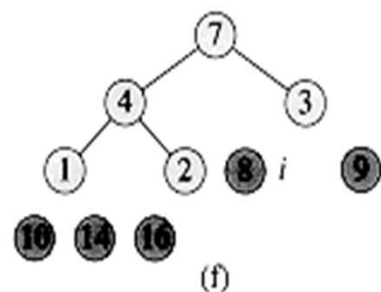
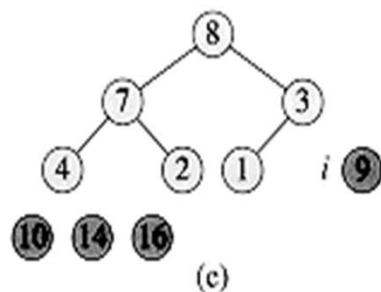
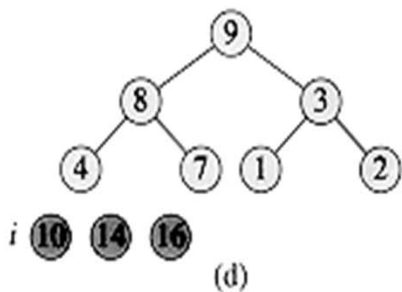
1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
16	14	10	8	7	9	3	2	4	1

16	14	10	8	7	9	3	2	4	1
T[1]	T[2]	T[3]	T[4]	T[5]	T[6]	T[7]	T[8]	T[9]	T[10]

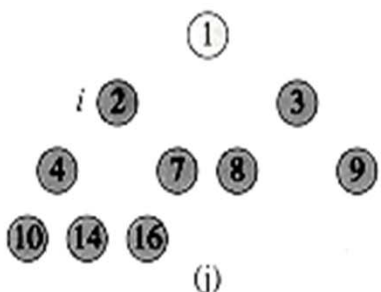
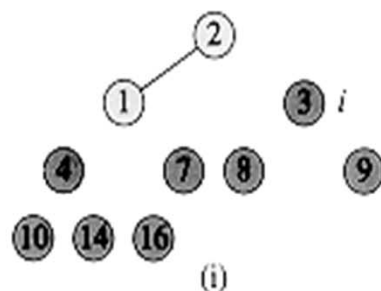
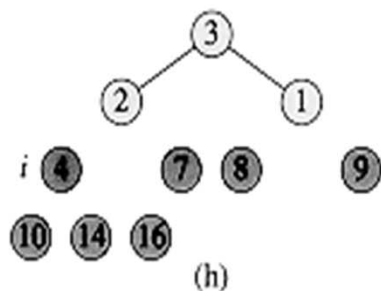
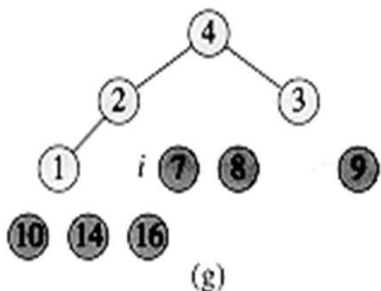


Operațiile din HEAPSORT:

(a) Arborele heap imediat după ce a fost construit de funcția **make_heap**.



(b)-(j) Arborele heap imediat după fiecare apel al funcției **sift_down(T[1...i-1], 1)**. Este arătată valoarea în nodul de indice *i* după fiecare interschimbare. Numai nodurile legate au mai rămas în heap-ul micșorat.



(k) Rezultatul este vectorul sortat **A**

Alți algoritmi de sortare

Recapitulare

- Inserție
- Selecție
- Merge sort
- Quicksort
- etc.

Metode de sortare

- Prin **metode de sortare** se înțelege o varietate de tehnici în urma cărora sunt **ordonate**, după anumite criterii specificate, diferite *secvențe de obiecte* (date) care prezintă o trăsătură comună. În acest scop considerăm că datele sunt o *colecție de elemente* de un anumit tip și fiecare element conține o dată sau chiar mai multe, în raport cu care se realizează ordonarea. O astfel de dată se numește **cheie**.

Pentru limbajul de programare C, un algoritm de sortare se poate realiza prin una din următoarele metode:

1. Aranjând datele care se sortează în așa fel încât cheile lor să corespundă ordinii dorite.
2. Ordonând un tablou de pointeri spre datele care trebuiesc sortate în așa fel încât considerându-i pe aceștia în ordinea crescătoare a indicilor tabloului, datele spre care pointează să formeze o mulțime ordonată în acord cu ordinea dorită.

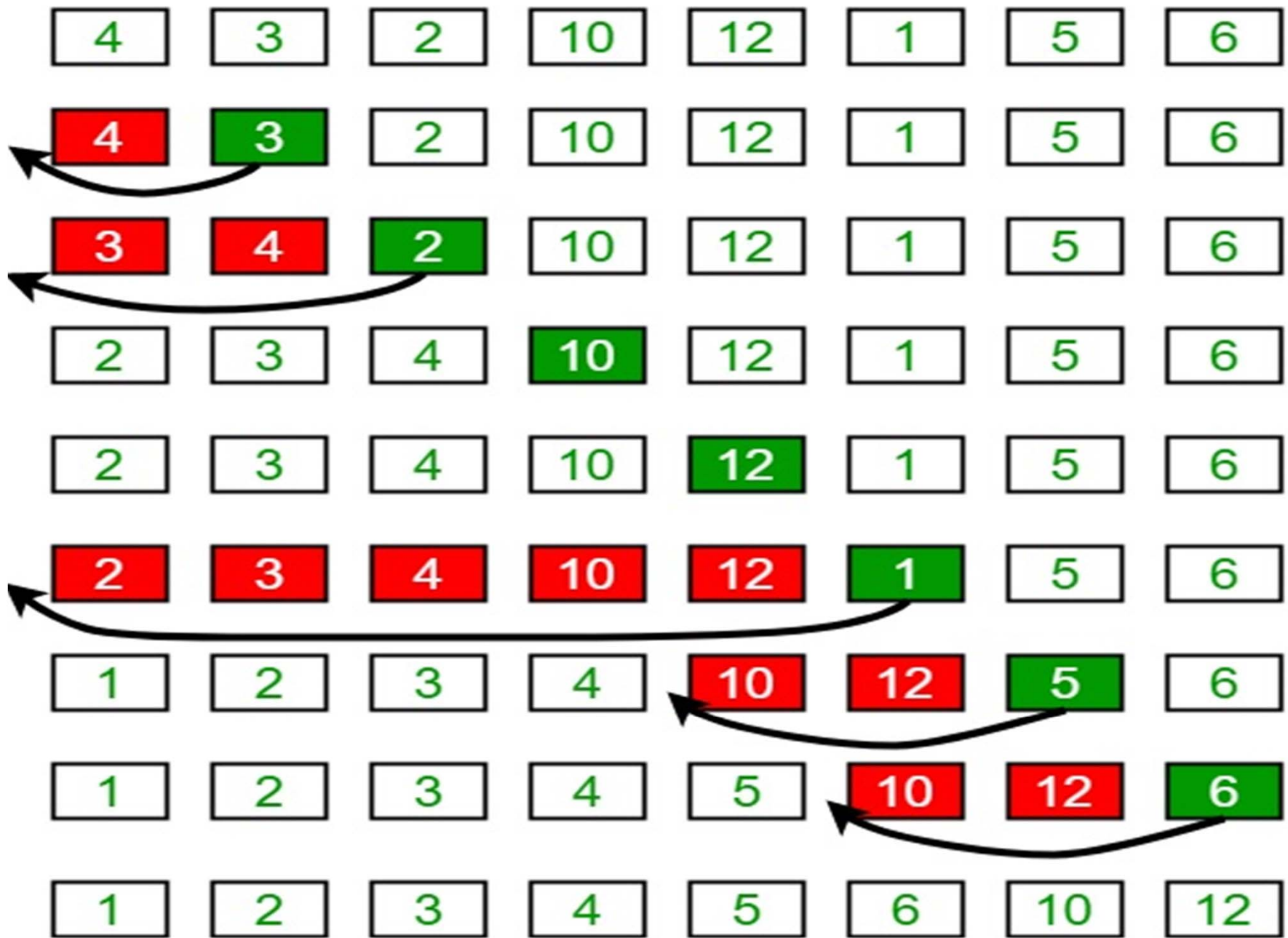
Observație:

- În continuare ne vom restrânge aria de lucru la sortarea tablourilor unidimensionale (vectori) cu date numerice.

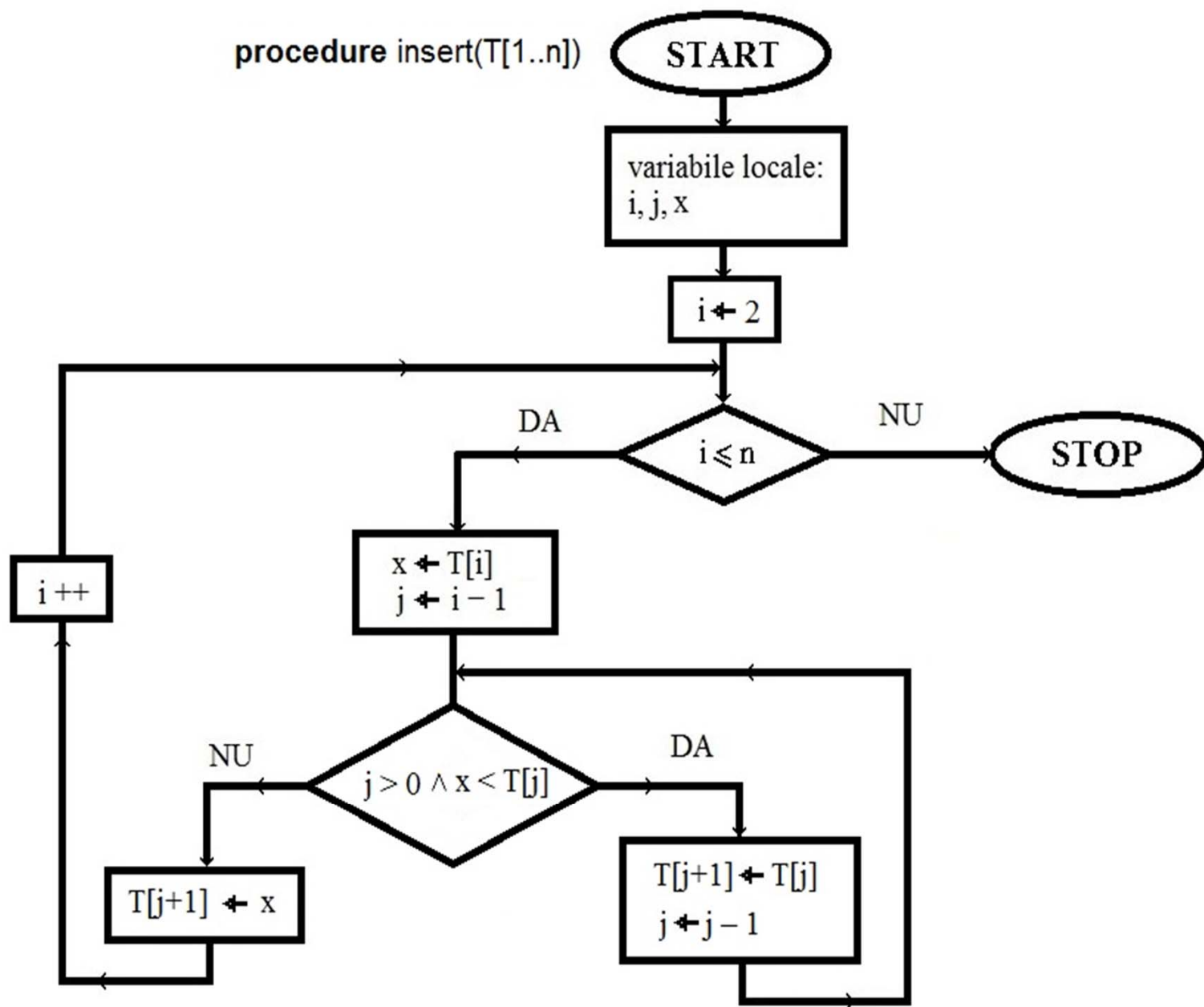
Algoritmul de sortare prin inserție

Recapitulare

- Ideea generală a sortării ***prin inserție*** este să considerăm pe rând fiecare element al șirului și să îl inserăm în subșirul ordonat, creat anterior din elementele precedente. Operația de inserare implică deplasarea spre dreapta a unei secvențe.



procedure insert(T[1..n])



O descriere succintă a algoritmului în limbaj pseudocod este următoarea:

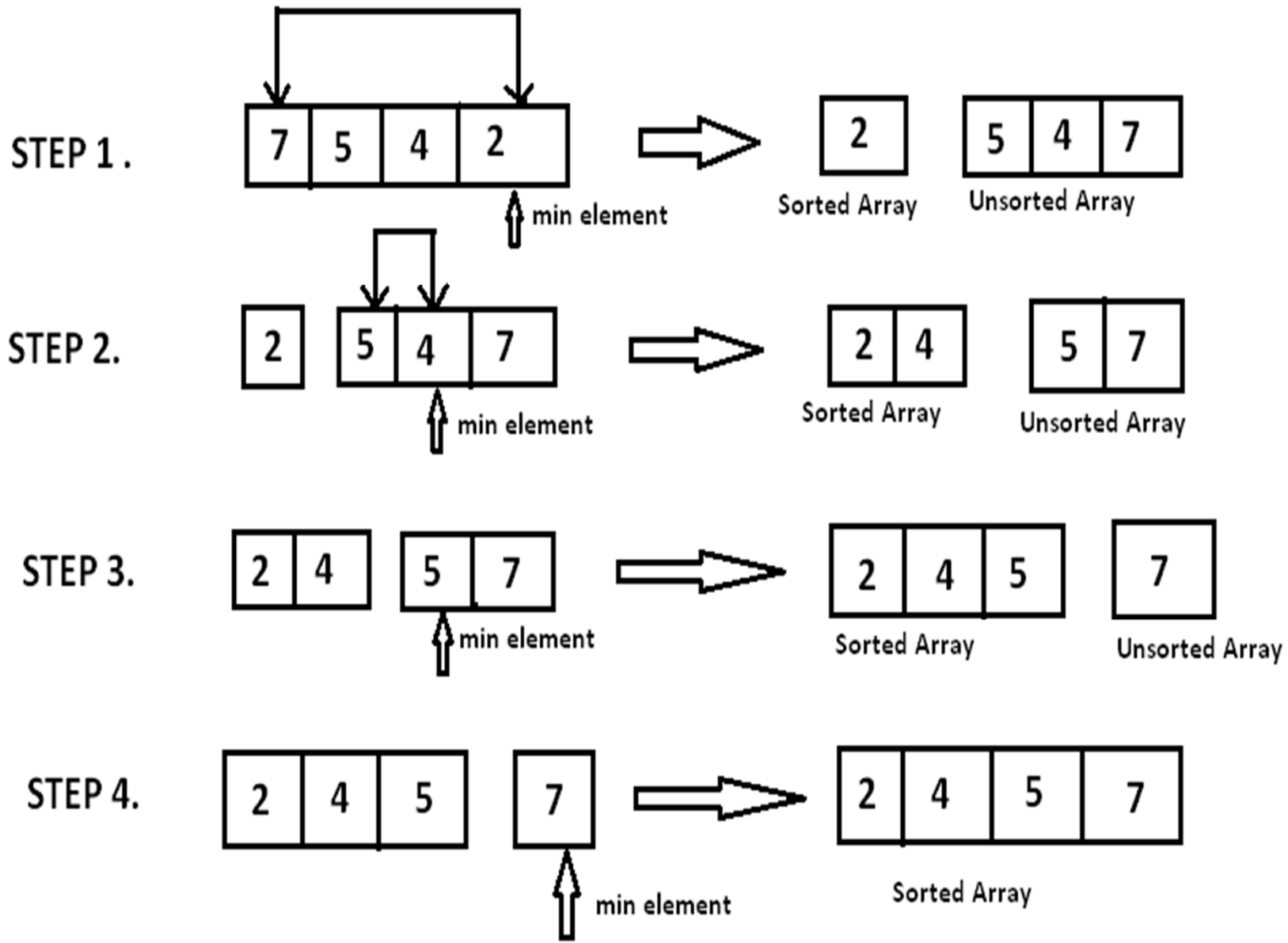
```
procedure insert(T[1..n])
{
    var. loc. i, j, x
    for i ← 2 to n do
    {
        x ← T[i]
        j ← i - 1
        while (j > 0 and x < T[j]) do
        {
            T[j+1] ← T[j]
            j ← j - 1
        }
        T[j+1] ← x
    }
}
```

Observație: La implementarea algoritmului de mai sus în cod C va trebui avut în vedere faptul că tablourile pornesc de la indicele 0.

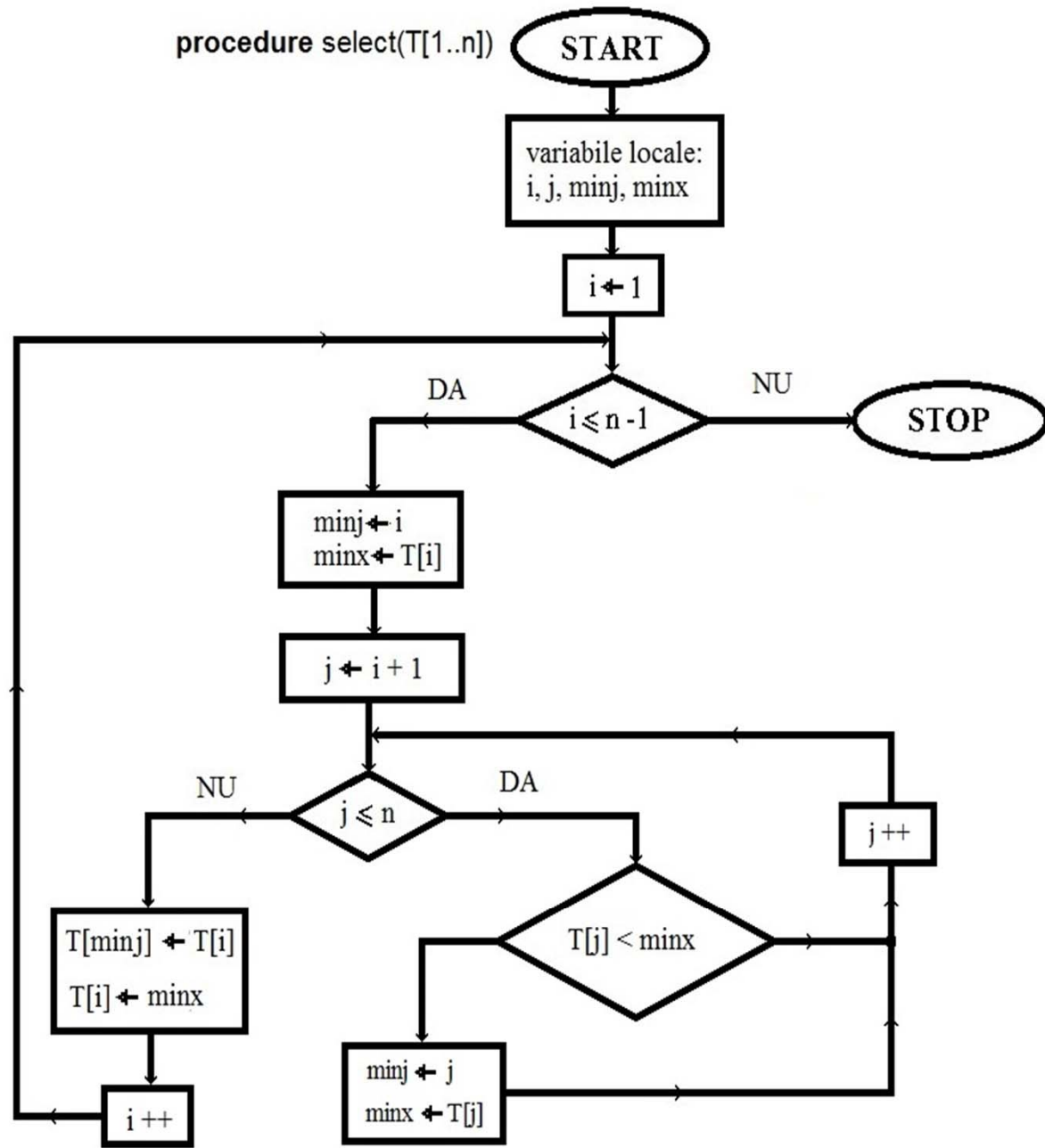
Algoritmul de sortare prin selecție

Recapitulare

- În cadrul algoritmului de sortare prin selecție se plasează la fiecare pas câte un element al vectorului direct pe poziția sa finală. Șirul sortat crește treptat pe măsură ce partea nesortată, din care se selectează noi elemente, scade corespunzător.



procedure select(T[1..n])



În pseudocod, algoritmului de sortare prin selecție este descris de următoarea secvență:

```
procedure select(T[1..n])
{
  var. loc. i, j, min_j, min_x,
  for i ← 1 to n-1 do
    { min_j ← i
      min_x ← T[i]
      for j ← i+1 to n do
        if T[j] < min_x then
          { min_j ← j
            min_x ← T[j]
          }
        T[min_j] ← T[i]
        T[i] ← min_x
      }
}
```

Observație: La implementarea algoritmului de mai sus în cod C va trebui avut în vedere faptul că tablourile pornesc de la indicele 0.

Algoritmul Bubblesort

Recapitulare

- Acest algoritm face parte din cadrul metodelor de interschimbare, în care ideea generală este de a parcurge o serie de înregistrări și de a le interschimba pe cele care nu verifică ordinea impusă. Cea mai simplă metodă este cea de interschimbare directă, care se mai numește **Bubblesort** sau **metoda bulelor**.
- Metoda bulelor are la bază compararea a două chei învecinate (de indici succesivi sau din noduri succesive). Dacă acestea nu sunt în ordinea cerută, atunci se permută elementele respective sau pointerii spre ele. Deși eficientă, această metodă prezintă un număr mare de permutări.

Algoritmul Shell

Recapitulare

- Metoda Shell a fost propusă de către Donald Shell în 1959 în urma căutării unei îmbunătățiri a metodei bulelor. Astfel, în algoritmul Bubblesort, se compară elementele vecine și dacă nu sunt în ordinea cerută, atunci ele se permută. De aceea, elementele care nu sunt în ordinea corectă se deplasează cu o singură poziție. Pentru a îmbunătăți acest procedeu, ar trebui să realizăm deplasări cu mai multe locuri ale elementelor, la o permutare a lor. Acest lucru se poate realiza dacă în loc de compararea elementelor învecinate se compară elemente aflate la o anumită distanță între ele. În cazul în care ele nu sunt în ordinea cerută, acestea se vor permuta. Astfel, elementele se deplasează făcând salturi mai mari decât o poziție.

- Distanța dintre elementele comparate se numește increment. Incrementul se micșorează după o parcurgere a șirului de elemente care se sortează și se reia parcurgerea de la începutul șirului. De aici rezultă și denumirea alternativă de ***sortare cu micșorarea incrementului***.

Metoda de sortare Shell poate fi definită astfel:

- 1) Pornim cu un increment $\mathbf{inc = n/2}$, unde prin n am notat numărul elementelor care se sortează.
- 2) Se realizează o parcurgere a șirului de elemente care se sortează.
- 3) Se înjumătățește incrementul $\mathbf{inc = inc/2}$.
- 4) Dacă $\mathbf{inc > 0}$, atunci se reia de la pasul 2), altfel algoritmul se oprește.

Observație Parcurgerea șirului de elemente implică următorii pași:

- 1) $i = inc.$
- 2) $j = i - inc + 1 .$
- 3) Dacă $j > 0$ și elementele de ordine j și $j+inc$ nu satisfac criteriul de ordonare, atunci elementele respective se permută. Altfel se continuă cu pasul 6.
- 4) $j = j - inc.$
- 5) Se reia de la pasul 3.
- 6) $i = i + 1.$
- 7) Dacă $i > n$, se termină parcurgerea curentă a șirului. Altfel se reia de la pasul 2.

Observație:

- La implementarea algoritmului de mai sus în cod C va trebui avut în vedere faptul că tablourile pornesc de la indicele 0.
- Astfel inițializarea de la punctul 2) devine $j = i - inc$.

O perspectivă mai generală

- În informatică un algoritm înseamnă o metodă sau o procedură de calcul, alcătuită din pașii elementari necesari pentru rezolvarea unei probleme sau categorii de probleme.
- De obicei algoritmii se implementează în mod concret prin programarea adecvată a unui calculator, sau a mai multora.
- Din diverse motive există și algoritmi încă neimplementați, teoretici.
- Practic, există o nesfârșită varietate de algoritmi (pentru a le clasifica - a se vedea cărți scrise de Donald Knuth).

Un algoritm poate fi intuitiv reprezentat printr-o schemă logică

- Un algoritm este o metodă eficientă, care poate fi exprimată într-o cantitate finită de memorie și de timp, folosind o schemă logică sau un limbaj formal de calcul.
- Pornind de la o stare inițială, instrucțiunile algoritmului descriu o succesiune de calcule (stări finite) care se termină cu un rezultat (sau o varietate de rezultate).
- Trecerea de la o stare la alta, nu este în mod necesar deterministă. Unii algoritmi încorporează tranziții aleatoare.

Alți algoritmi clasici

- **Divide et Impera**

- Divide et impera se bazează pe principiul descompunerii problemei în două sau mai multe subprobleme (mai ușoare de rezolvat), iar soluția pentru problema inițială se obține combinând soluțiile subproblemelor. De multe ori, subproblemele sunt de același tip și pentru fiecare din ele se poate aplica aceeași tactică a descompunerii în (alte) subprobleme, până când (în urma descompunerilor repetate) se ajunge la probleme care admit rezolvare imediată.

- **Greedy**

- Greedy este un algoritm care face alegerea optima locală în fiecare etapă, cu speranța de a găsi un optim global. În multe probleme, o strategie greedy nu produce, în general, o soluție optimă, dar cu toate acestea metoda, în sine, poate oferi soluții pe plan local optime care conduc, în principiu, la o soluție globală optimală, într-un timp rezonabil.

Algoritmul divide et impera

- Divide et impera este o tehnică ce admite o implementare recursivă. Principiul general prin care se elaborează algoritmi recursivi este: "ce se întâmplă la un nivel, se întâmplă la orice nivel" (având grijă să asigurăm condițiile de terminare).

Așadar, un algoritm prin divide et impera se elaborează astfel (la un anumit nivel avem două posibilități):

1. s-a ajuns la o problemă care admite o rezolvare imediată (condiția de terminare), caz în care se rezolvă și se revine din apel;
2. nu s-a ajuns în situația de la punctul 1, caz în care problema curentă este descompusă în (două sau mai multe) subprobleme, pentru fiecare din ele urmează un apel recursiv al funcției, după care combinarea rezultatelor are loc fie pentru fiecare subproblemă, fie la final, înaintea revenirii din apel.

Observații:

- **Divide et impera** este baza de rezolvare pentru anumite probleme, cum ar fi sortarea (quicksort, merge sort, etc.), înmulțirea numerelor mari, analiză sintactică, și de calculul transformatei Fourier discrete.
- Această tehnică poate fi uneori asociată cu **algoritmul de căutare binară**.
- Totuși, nu toate problemele pot fi rezolvate prin utilizarea **divide et impera**, tocmai datorită cerinței ca aplicația implicată să admită o descompunere repetată.

Algoritmul greedy

- Un exemplu clasic pentru algoritmul greedy este „problema comisului voiajor” (de complexitate NP – nonpolinomială – adică necesită un timp practic incalculabil de rezolvare completă).
- În general, algoritmii tip greedy au cinci componente:
 1. Un set candidat, din care este selectată o soluție
 2. O funcție de selecție, care alege cel mai bun candidat la o anumită etapă
 3. O funcție de fezabilitate, care este folosită pentru a determina dacă un candidat poate fi utilizată pentru a contribui la o soluție
 4. O funcție obiectiv, care atribuie o valoare unei soluții
 5. O funcție soluție, care va indica când am descoperit o soluție completă

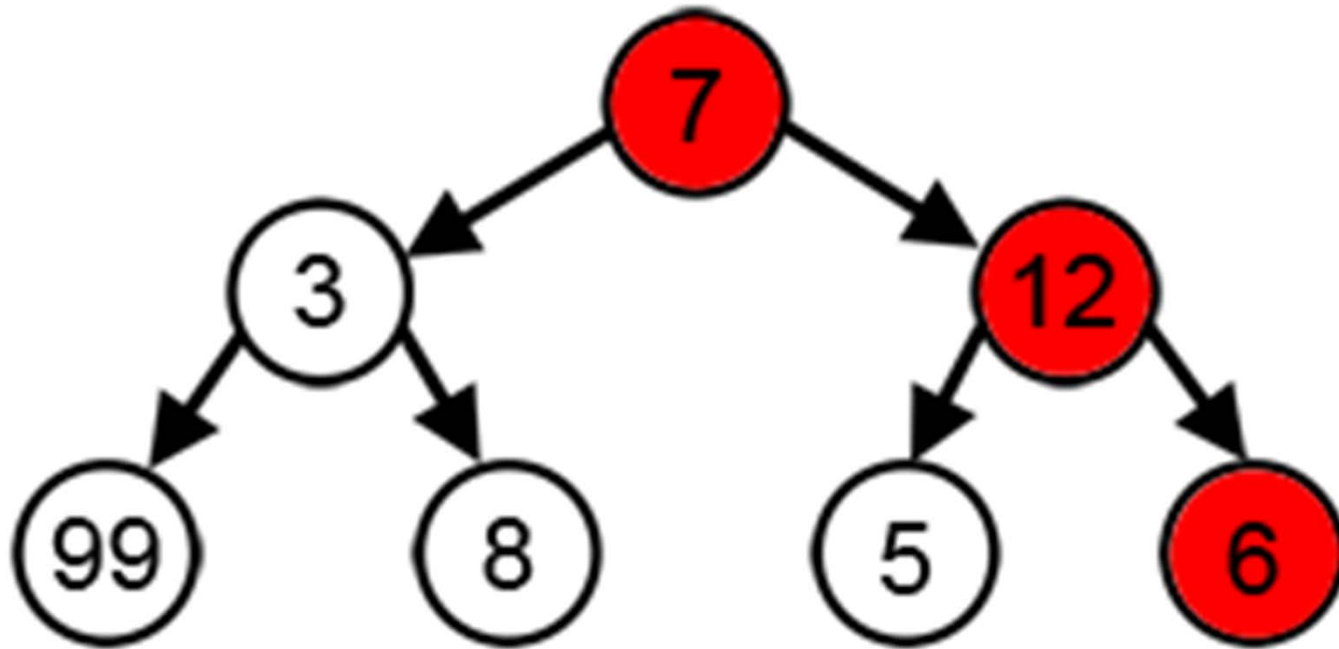
Observații:

- Cu **greedy** putem face orice alegere care pare cea mai bună în prezent și apoi rezolva subproblemele care apar mai târziu.
- Alegerea momentană făcută de un **algorithm greedy** poate depinde doar de alegerile anterioare, dar nu și cele viitoare (adică nu este o strategie globală, ci mai degrabă una de conjunctură).
- Se face iterativ câte o alegere, una după alta, reducând fiecare problema dată într-una mai simplificată. **Algoritmul greedy** nu reconsideră opțiunile sale anterioare.
- Există o diferență majoră față de **programarea dinamică**, care este exhaustivă și caută soluția globală.
- În fiecare moment, **programarea dinamică** ia decizii bazate pe toate deciziile luate în etapele anterioare și poate reconsidera calea algoritmică dintr-o etapă anterioară.

ATENȚIE!

- Algoritmii de tip Greedy (de obicei, dar nu întotdeauna) nu reușesc să găsească soluția optimă la nivel global, pentru că nu funcționează în mod exhaustiv pe toate variantele.
- Se pot face alegeri grăbite la anumite etape, prea devreme, care ulterior împiedică găsirea celei mai bune soluții de ansamblu.
- De exemplu, toți algoritmi de colorare de tip greedy pentru probleme de colorare a grafurilor (dar și alte probleme NP-complete) nu găsesc în mod constant soluții optime.
- Cu toate acestea, soluțiile greedy pot fi utile, atunci când se cere un răspuns rapid.

Greedy



Pornind de la rădăcină, se caută a ajunge la cea mai mare sumă finală. Algoritmul greedy va selecta ceea ce pare a fi optimul local (instantaneu), așa că va alege 12 în loc de 3 la etapa a doua, și nu va ajunge la cea mai bună soluție, care conține 99.

Perspective

- Algoritmii **greedy** sunt adesea folosiți în crearea de rețele de conexiune, ad-hoc, pentru a crea rute (trasee) eficiente pentru pachetele de date, în cel mai scurt timp posibil.
- Ideile provenite din algoritmii **greedy** sunt folosite în noi direcții cum ar fi: machine learning, business intelligence (BI) și inteligență artificială (AI).

Backtracking

- **Backtracking** este numele generic al unui grup de algoritmi de descoperire a tuturor soluțiilor unei probleme de calcul.
- Un astfel de algoritm se bazează pe construirea incrementală de soluții posibile (denumite **candidat**), abandonând fiecare candidat parțial imediat ce devine clar că acesta nu are șanse să devină o soluție validă.

Observații:

- Un backtracking la limită este o problemă de căutare într-un arbore binar (**pre**, **in** sau **post** - ordine).
- Exemplul de bază folosit în numeroase publicații este problema reginelor, care cere să se găsească toate modurile în care pot fi așezate pe o tablă de șah opt regine astfel încât să nu se atace. (vezi problema de laborator de pe site http://www.euroqual.pub.ro/wp-content/uploads/sda_lab_06_backtracking.pdf)

Backtracking

(alte observații)

- Backtracking depinde de:
 - procedurile de tip "cutie neagră" construite de utilizator care definesc problema care trebuie rezolvată,
 - de natura candidaților parțiali,
 - de modul în care acestea sunt extinse în candidați complete.
- Este un algoritm metaheuristic mai degrabă decât un algoritm specific.
- Totuși spre deosebire de multe alte meta-heuristici, este garantată găsirea tuturor soluțiilor la o problemă finită într-o perioadă limitată de timp.

Analiza eficienței algoritmilor

- Analiza eficienței unui algoritm are ca scop estimarea volumului de *resurse de calcul* necesare pentru execuția algoritmului.

Prin resurse se poate înțelege:

- ***Spațiul de memorie*** necesar pentru stocarea datelor pe care le prelucrează algoritmul.
- ***Timpul*** necesar pentru execuția tuturor prelucrărilor specificate în algoritm.

Studiul algoritmilor cuprinde mai multe aspecte:

- Elaborarea algoritmilor
- Exprimarea algoritmilor
- Validarea algoritmilor
- Testarea programelor:
 - **Depanarea** (debugging) – corectare erori
 - **Trasarea** – procesul executării unui program corect pe diferite date de test pentru a determina timpul de calcul și memoria necesară (rezultatele pot fi introduse în analiza algoritmilor)
- **Analiza algoritmilor**

Problema testării

- Se poate dovedi a fi extrem de dificilă pentru un soft de mari dimensiuni.
- Cazurile folosite pentru testare nu pot acoperi întotdeauna situațiile posibile.
- Necesită un timp apreciabil și resurse importante de calcul.

“Prin depanare putem evidenția prezența erorilor, dar nu și absența lor. O demonstrație a faptului că un program este corect poate fi mai valoroasă decât o mie de teste, deoarece garantează faptul că acel program va funcționa corect în orice situație.”

Edsger Wybe Dijkstra
(considerat unul dintre fondatorii
Metodelor Formale)

Eficiența algoritmilor

- Ideal este, ca pentru o problemă dată, să găsim mai mulți algoritmi, iar apoi să-l alegem pe cel optim...
- ... adică să-l găsim pe cel mai eficient implementabil la momentul curent (folosind resursele disponibile).

Un algoritm se poate analiza:

- **Aposteriori** (empiric) – comportarea algoritmului după implementarea și rularea pe sistemul de calcul a unor cazuri diferite.
- **Apriori** (teoretic) – înainte de implementare prin determinarea cantitativă a resurselor (timp, memorie, etc.)

Observații:

- Dezavantajul analizei a posteriori: din motive practice un algoritm nu poate fi testat pentru cazuri oricât de mari.
- Analiza a priori:
 - nu depinde de calculatorul sau limbajul ales
 - salvează timpul pierdut cu programarea și rularea unui algoritm ineficient
 - permite studiul eficienței algoritmului pentru cazuri de orice mărime

Creșterea vitezei

- Schimbarea calculatorului (cu unul mai performant) poate conduce la rezolvarea unei probleme de 100 de ori mai repede (pentru aceleași date de intrare) → creșterea este liniară
- ... dar numai un algoritm eficient poate îmbunătăți dramatic rezolvarea unei probleme de mari dimensiuni.

Ne concentrăm asupra timpului

- Obiectivul major al eficienței algoritmilor este criteriul **timp de execuție**.
- Alte resurse necesare (cum ar fi memoria) pot fi estimate teoretic în mod similar.

Definiție:

- Vom spune că un algoritm necesită un timp de ordinul lui t dacă există o constantă pozitivă c și o *implementare* (cod program) a acestui algoritm, capabilă să rezolve fiecare caz al problemei în cel mult $c \cdot t(n)$ secunde, unde n este mărimea cazului considerat.

Observație:

Constanta **c** depinde de fapt (în cea mai mare măsură) de frecvența de ceas a mașinii de calcul.

Notăția asimptotică

- Notăm cu:

R_+ - mulțimea numerelor reale pozitive

N - mulțimea numerelor naturale

Fie $f : N \rightarrow R_+$ o funcție arbitrară

Definim mulțimea (numită **ordinul lui f**):

$$O(f) = \{t : N \rightarrow R_+ \mid (\exists c \in R_+^*) \text{ si } (\exists n_0 \in N^*) \text{ astfel încât } (\forall n \geq n_0) \text{ avem } t(n) \leq c \cdot f(n)\}$$

Observație:

Se poate vorbi despre ordinul lui f chiar dacă $f(n)$ este negativă sau nedefinită pentru $n \leq n_0$

Principiul invarianței

Două implementări diferite ale aceluiași algoritm nu diferă în eficiență cu mai mult decât o constantă multiplicativă.

Exemplu:

Având două implementări diferite care necesită $t_1(n)$, respectiv $t_2(n)$ secunde pentru a rezolva un caz de mărime n , rezultă că:

$$\exists c \in R_+^* \text{ astfel încât } t_1(n) \leq c \cdot t_2(n) \quad \forall n \geq n_0$$

Observație

$$t \in O(t)$$

Uzual se va căuta cea mai simplă funcție f astfel încat $t \in O(f)$

Se observă imediat că:

$$n \in O(n), \quad n^2 \in O(n^2), \quad n^2 \in O(n^3), \quad n^3 \notin O(n^2)$$

Putem spune că:

$$\forall f : N \rightarrow R_+^* \text{ dacă } f \in O(n) \Rightarrow f^2 \in O(n^2)$$

$$\forall f : N \rightarrow R_+^* \text{ dacă } f \in O(n) \Rightarrow 2^f \in O(2^n)$$

Definim relații de ordine parțială:

- $f \leq g$ dacă $O(f) \subseteq O(g)$
- $f < g$ dacă $O(f) \subset O(g)$

Proprietăți:

P1: Tranzitivitate

Dacă $f \in O(g)$ și $g \in O(h)$ atunci $f \in O(h)$

P2: Dacă $f \in O(g)$ atunci $O(f) \subseteq O(g)$

P3: $\forall f$ și $g : N \rightarrow R_+^*$ avem :

$$a) O(f) = O(g) \Leftrightarrow f \in O(g) \text{ și } g \in O(f)$$

$$b) O(f) \subset O(g) \Leftrightarrow f \in O(g) \text{ și } g \notin O(f)$$

P4:

$$O(f + g) = O(\max(f, g)) \text{ pentru } \forall f \text{ și } g : N \rightarrow R_+^*$$

unde suma și produsul se iau punctual.

Definim relația de echivalență

$$f \equiv g \text{ dacă } O(f) = O(g)$$

Observație: În mulțimea $O(f)$ putem înlocui pe f cu orice funcție echivalentă cu f

Exemplu:

$$\lg(n) \equiv \ln(n) \equiv \log_2(n) \quad \text{sau} \quad O(\lg(n)) = O(\ln(n)) = O(\log_2 n)$$

Demonstrația este simplă fiindcă arătăm că există o constantă c astfel încât: $\lg(n) \leq c \cdot \ln(n)$

Deoarece:

$$\log_a x = \frac{\log_b x}{\log_b a}$$

Rezultă:

$$c \geq \frac{\lg(n)}{\ln(n)} = \frac{\frac{\ln(n)}{\ln(10)}}{\ln(n)} = \frac{1}{\ln(10)}$$

Dacă notăm cu $O(1)$ ordinul funcțiilor mărginite superior de o constantă, atunci putem obține ușor ierarhia:

$$O(1) \subset O(\log n) \subset O(n) \subset O(n \cdot \log n) \subset O(n^2) \subset O(n^3) \subset \dots \subset O(2^n)$$

Această ierarhie corespunde unui criteriu al performanțelor.

Pentru o problemă dată, dorim mereu să obținem un algoritm corespunzător cu un ordin cât mai la stânga ierarhiei menționate.

Exemplu:

$$n^3 + 3 \cdot n^2 + n + 8 \in O(n^3 + (3 \cdot n^2 + n + 8)) = O(\max(n^3, (3 \cdot n^2 + n + 8))) \\ = O(n^3)$$

Observație:

$\max(n^3, (3 \cdot n^2 + n + 8))$ va fi n^3 pentru un număr suficient de mare (creșterea, pe grafic, a lui n^3 este mai rapidă decât a oricărui polinom de gradul 2, chiar dacă pornește de la valori mai mici)

Tehnici de analiză a algoritmilor

- Nu există o formulă generală pentru analiza eficienței algoritmilor.
- Aceasta este o chestiune de raționament, intuiție și experiență.
- Schema logică poate fi utilă pentru a găsi ordinul unui algoritm.

- Timpul pentru o singura execuție a buclei interioare poate fi mărginit superior de o constantă ***a***.
- Pentru un ***i*** dat, bucla interioară necesită un timp de cel mult

$$b + a \cdot (n - i) \text{ unități}$$

unde ***b*** este o constantă ce reprezintă inițializarea buclei.

- O singură execuție a buclei exterioare are loc în cel mult

$$c + b + a \cdot (n - i) \text{ unități}$$

unde ***c*** este o altă constantă.

Algoritmul durează în final:

$$T_{\max} = d + \sum_{i=1}^{n-1} (c + b + a(n - i)) \quad \text{unități}$$

$$T_{\max} = a \cdot n \cdot \sum_{i=1}^{n-1} 1 - a \cdot \sum_{i=1}^{n-1} i + (c + b) \cdot (n - 1) + d$$

dar

$$\sum_{i=1}^{n-1} i = \frac{(n-1+1) \cdot (n-1)}{2} = \frac{n^2}{2} - \frac{n}{2} \quad \text{\textcircled{S}} \quad \sum_{i=1}^{n-1} 1 = n - 1$$

Rezultă:

$$T_{\max} = \frac{a}{2} \cdot n^2 - \frac{a}{2} \cdot n + (b + c - a) \cdot (n - 1) + d - c - b$$

Prin urmare algoritmul de sortare prin inserție
necesită un timp de execuție de ordinul $O(n^2)$