Simulated Annealing și Tabu Search

1 CERINŢE

- 1. Să se implementeze algoritmul *Tabu Search* pentru problema rucsacului.
 - a. Generare soluție inițială și vecin
 - b. Algoritm şi parametrizare
 - c. Experimente pe aceleași instanțe de la Tema 1
 - d. Comparații cu rezultatele obținute de căutarea locală
- 2. Să se implementeze algoritmul *Simulated Annealing / Tabu Search* (la alegere) pentru problema TSP (instanța este indicată la laborator).
 - a. Generare soluție inițială și vecin
 - b. Algoritm şi parametrizare
 - c. Experimente pe o instanță TSP din lista de mai jos

Observații (neîndeplinirea cerințelor din observații conduce la scăderea punctajului acordat):

- ✓ Instanţa TSP considerată din lista de mai jos = aceeaşi cu numărul din grupă.
- ✓ Aplicaţia trebuie să fie modularizată, să permită parametrizarea algoritmului şi afişarea soluţiei.
- ✓ Testați algoritmul în diverse variante pentru comparații pe instanța TSP primită.
- ✓ Rezultatele experimentelor trebuie salvate (cu indicarea setărilor folosite: algoritmul, valori parametri, număr rulări minim 10 rulări/configurație, calitatea soluției best/avg).

2 TERMEN DE PREDARE

Lab 3

Total Punctaj Tema 2 = 150p

3 PREDAREA TEMEI PRIN MS TEAMS

Incarcati urmatoarele fisiere **INAINTE** de a incepe lab-ul in care este setat termenul de predare:

- 1. O arhiva cu codul sursa
- 2. Un document (Word/PDF) care sa contina:
 - ✓ Descrierea pe scurt a algoritmului implementat (pseudocod) si principalelor componente (reprezentare solutie, functie de fitness, operatori, etc)
 - ✓ Indicarea parametrilor algoritmului
 - ✓ Tabele/grafice cu rezultatele obtinute (comparatii pentru cel putin 3 seturi de valori ale parametrilor pentru fiecare instanta de problema)
 - ✓ Analiza rezultatelor

4 PROBLEMA COMIS-VOIAJORULUI

Este una dintre cele mai cunoscute probleme de optimizare combinatorială cu multe aplicații (vezi http://www.math.uwaterloo.ca/tsp/apps/index.html).

Se consideră n orașe și un comis-voiajor care trebuie să viziteze toate orașele, trecând o singură dată prin fiecare și să se întoarcă în orașul inițial astfel încât costul total să fie cât mai mic.

Soluția poate fi reprezentată ca o permutare de n orașe. Costul unei soluții este suma distanțelor dintre orașe în ordinea în care apar în permutare.

"The simplicity of the statement of the problem is deceptive — the TSP is one of the most intensely studied problems in computational mathematics and yet no effective solution method is known for the general case. Indeed, the resolution of the TSP would settle the P versus NP problem and fetch a \$1,000,000 prize from the Clay Mathematics Institute." [http://www.math.uwaterloo.ca/tsp/problem/index.html]

5 LISTA PROBLEME TSP

Instanțele TSP din lista de mai jos sunt disponibile în librăria online: http://comopt.ifi.uni-heidelberg.de/software/TSPLIB95/tsp/

Documentație: http://comopt.ifi.uni-heidelberg.de/software/TSPLIB95/tsp95.pdf

Listă probleme *Symmetric traveling salesman problem* (TSP):

- 1. eil101.tsp
- 2. eil176.tsp
- 3. berlin52.tsp
- 4. bier127.tsp
- 5. kroA100.tsp
- 6. kroB100.tsp
- 7. kroC100.tsp
- 8. kroD100.tsp
- 9. kroE100.tsp
- 10. lin105.tsp

```
11. pr76.tsp
12. p107.tsp
13. pr124.tsp
14. rat99.tsp
15. st70.tsp
                                                                                                     6 SIMU
                                                                                                           LATE
begin
     t = 0
      initialize T
                                                                                                           D
      select a current point c at random
      evaluate c
      repeat
              select a new point x from the neighborhood of c
              if eval(c) < eval(x)
                       then c \leftarrow x
                       else if random[0,1) < e^{\frac{eval(x) - eval(c)}{T}} then c \leftarrow x
            until (termination-condition)
           T \leftarrow g(T,t)
            t \leftarrow t + 1
      until (halting-criterion)
```

ANNEALING

end

- Vecinătatea lui c poate fi dată de 2-swap / 2-opt
- Schema de răcire dată de funcția g poate fi:
 - ightharpoonup T(k+1)= alpha * T(k), cu alpha o valoare subunitară dar apropiată de 1 (de exemplu, alpha=0.99)
 - ightharpoonup T(k+1)=T(k)/log(k+1)
 - ightharpoonup T(k+1)=T(k)/k

unde T(k) este temperatura la iteraţia k.

Valoarea inițială a temperaturii trebuie să fie suficient de mare ex. T=10000.

- Criteriul de oprire poate fi:
 - Când valoarea temperaturii ajunge la o valoare minimă prestabilită
 - Numărul de iterații parcurse ajunge la un maxim
 - Valoarea atinsă de funcția de evaluare

7 TABU SEARCH

Un algoritm standard de tabu search este dat mai jos.

```
c = initSolution()
best = c
M = initMemory()
while (stop-criterion not met)
    x = getBestNeighbourNonTabu(c)
    updateMemory()
    c = x
    update best
return best
```

Condiția de oprire este dată de un număr maxim de iterații. Memoria reține numărul de iterații în care nu este permisă obținerea unui vecin prin 2-swap sau 2-opt pe anumite orașe.