Kierunek: Informatyka, semestr V

Specjalność: Aplikacje Internetowe i Mobilne

Rok akademicki: 2021/2022

Inteligencja obliczeniowa LABORATORIUM

Zajęcia 10, 11.

Algorytmy optymalizacji mrowiskowej (ant colony optimization)

CEL ZAJĘĆ

Zapoznanie studentów z algorytmem optymalizacji mrowiskowej, ich implementacja dla wybranych problemów optymalizacji ciągłej oraz dyskretnej, eksperymenty obliczeniowe.

PROBLEM 1

Definicja problemu

Problem komiwojażera (travelling salesman problem)

Dane:

Graf G = (V, E), gdzie:

- $V = \{c_1, ..., c_n\}$ zbiór miast,
- E zbiór krawędzi odpowiadających połączeniom między miastami, gdzie określona jest odległość $d_{ij} \in N$ między każdą parą miast c_i , $(c_j \in V)$.

Pytanie:

Znaleźć najkrótszą drogę łączącą wszystkie miasta należące do V tak, aby każde miasto było odwiedzone dokładnie jeden raz.

Algorytm optymalizacji mrowiskowej i jego implementacja

Opis słowny

Wykorzystamy algorytm optymalizacji mrowiskowej o następującym pseudokodzie

Algorytm mrówkowy wersja 1

inicjalizuj feromony τ_{ij} dla każdej krawędzi $(i,j) \in E$

for k = 1 to K do

umieść mrówkę k w pewnym węźle początkowym

endfor

for i = 1 to MAX ITER do

for k = 1 to K do

Dla k wybierz probabilistycznie następny wierzchołek na ścieżce ${f endfor}$

uaktualnij zawartość feromonu na ścieżkach

endfor

return najlepsze znalezione rozwiązanie

Zakładamy, że:

- a) Mamy K mrówek, gdzie K odpowiada liczbie miast w problemie TSP,
- b) Początkowo, każdą mrówkę umieszczamy w pewnym węźle początkowym, przyjmij, że każdą w innym mieście, np. mrówka nr 0 w mieście nr 0, mrówka nr 1 w mieście nr 1, ..., mrówka nr K-1 w mieście nr K-1.
- c) W kolejnej iteracji każda mrówka będzie systematycznie budowała rozwiązanie zgodnie z zasadą algorytmu konstrukcyjnego, tj. w każdej iteracji trasa każdej mrówki będzie stopniowo rozbudowywana o kolejne odwiedzone miasto.
- d) Każde kolejne miasto wybierane jest probabilistycznie, tj. ... wybieramy najbliższej położone osiągalne bezpośrednio miasto, nieodwiedzone wcześniej.

$$p_{j}^{k} = \begin{cases} \frac{\tau_{ij}^{\alpha} \cdot \eta_{ij}^{\beta}}{\sum_{m \in N_{i}^{k}} \tau_{im}^{\alpha} \cdot \eta_{im}^{\beta}} & \text{if } j \in N_{i} \\ 0 & \text{if } j \notin N_{i} \end{cases}$$

- η_{ij} parametr określający heurystycznie atrakcyjność wyboru krawędzi (i,j), załóżmy: $\eta_{ij}=1/d_{ij}$
- τ_{ij} ilość feromonu na krawędzi (i, j), załóżmy wartość początkową $\tau_{ij} = 1$, dla każdej krawędzi (i, j).
- α , β parametry określające wpływ τ_{ij} oraz η_{ij} odpowiednio na działanie algorytmu, załóżmy: $\alpha = 1$, $\beta = 1$ (zwykle dobre wyniki daje zestaw $\alpha = 1$, $\beta = 2$ do 5).
- e) Ilość feromonu na każdej krawędzi jest aktualizowana wg:

$$\tau_{ij} = (1 - \rho) \cdot \tau_{ij} + \Delta \tau_{ij}$$

- ρ współczynnik wyparowania 'starego' feromonu, załóżmy: $\rho = 0.5$.
- $\Delta \tau_{ij}$ 'nowy' feromon, który jest zdeponowany przez wszystkie mrówki na krawędzi (*i*, *j*) obliczany wg poniższego wzoru, załóżmy Q=100:

$$\Delta au_{ij} = \sum_{k=0}^{m} \Delta au_{ij}^{k}$$

$$\Delta \tau_{ij}^k = Q/d_{ij}$$

f) Algorytm kończy się, gdy rozważymy wszystkie miasta lub gdy nie jest możliwe skonstruowanie takiej trasy (brak rozwiązania).

Kodowanie rozwiązania

Wektor zmiennych $x = (x_0, x_1, ..., x_{n-1}), x_i \in [0, n)$ tworzący permutację (reprezentacja ścieżkowa). Przykładowo dla grafu z 6 miastami x = [0, 2, 4, 3, 1, 5] oznacza znalezioną trasę 0-2-4-3-1-5-0.

Funkcja celu

Suma odległości między odwiedzanymi miastami (min).

Ograniczenia

Wszystkie miasta muszą zostać odwiedzone i każde miasto odwiedzamy dokładnie jeden raz.

Eksperyment

Celem eksperymentu jest znalezienie rozwiązania przybliżonego z wykorzystaniem powyższego algorytmu optymalizacji mrowiskowej. Eksperyment przeprowadź dla zbioru danych testowych zawartych w pliku berlin52.tsp z biblioteki TSPLIB (http://elib.zib.de/pub/mp-testdata/tsp/tsplib/tsp/index.html) – przypomnij sobie format tego pliku z zajęć 2, 3. Przypominam również, iż zakładamy, że graf jest pełny.

Określ:

- a) Jaką trasę znalazłeś i ile wynosi długość tej trasy?
- b) Jak jest jakość tego rozwiązania, czyli o ile procent jest ono gorsze od rozwiązania wskazanego jako rozwiązanie najlepsze znane? (załączony plik berlin52.opt.tour pokazuje optymalną trasę).
- c) Porównaj znalezione rozwiązanie z rozwiązaniami uzyskanymi wcześniej za pomocą innych algorytmów dla tego zestawu danych.

Modyfikacje algorytmu

Opis słowny

Modyfikacje w stosunku do algorytmu w wersji 1

a) W każdej iteracji i = 1 ... MAX_ITER konstruujemy pełne trasy dla każdej mrówki,

- b) MAX_ITER nie jest bezpośrednio związany liczbą węzłów, załóżmy MAX_ITER = 1000.
- c) Aktualizacja feromonu następuje dopiero po zbudowaniu pełnych ścieżek przez każdą mrówkę, zgodnie ze wzorem:

$$\Delta \tau_{ij}^{k} = \begin{cases} Q/L_{k} & if (i, j) \in T_{k} \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

gdzie:

- Q pewien parametr heurystyki, załóżmy w algorytmie Q=1
- T_k ścieżka tworzona przez mrówkę k
- L_k długość T_k (suma długości wszystkich krawędzi z skład T_k).

Eksperyment

Cel eksperymentu - jw.

Eksperyment przeprowadź dla wybranych zbiorów danych testowych zawartych w bibliotece TSPLIB (link jw.):

Problem	Rozwiązanie optymalne
kroa100.tsp - 100-city problem A (Krolak/Felts/Nelson)	21282
kroa150.tsp - 150-city problem A (Krolak/Felts/Nelson)	26524
kroa200.tsp - 200-city problem A (Krolak/Felts/Nelson)	29368
krob100.tsp - 100-city problem B (Krolak/Felts/Nelson)	22141
krob150.tsp - 150-city problem B (Krolak/Felts/Nelson)	26130
krob200.tsp - 200-city problem B (Krolak/Felts/Nelson)	29437
kroc100.tsp - 100-city problem C (Krolak/Felts/Nelson)	20749
krod100.tsp - 100-city problem D (Krolak/Felts/Nelson)	21294
kroe100.tsp - 100-city problem E (Krolak/Felts/Nelson)	22068

- a) Porównaj wyniki uzyskane przez algorytm w wersji 1 i 2.
- b) Zastanów się nad możliwością hybrydyzacji ww. algorytmów z innymi wcześniej poznanymi.