2024-04-22 sprawko.md

Laboratorium 3 - Optymalizacja efektywności lokalnego przeszukiwania

Autorzy: Michał Pawlicki, Mateusz Noworolnik

Opis zadania

Celem zadania jest usprawnienie efektywności algorytmów lokalnego przeszukiwania dla problemu komiwojażera. Zaimplementowano dwa algorytmy: wykorzystanie ruchów z poprzednich iteracji oraz przeszukiwanie z wyorzystaniem ruchów kandydackich. Algorytmy zostały uruchomione na instancjach problemu kroA200 i kroB200. W celu porównania efektywności algorytmów przetestowano również algorytm przeszukiwania lokalnego w wersji stromej oraz algorytm rozbudowy cyklu.

Opis algorytmów i funkcji pomocniczych

Przeszukiwanie z wykorzystaniem ocen ruchów z poprzednich iteracji

```
Wczytaj rozwiązanie początkowe
Zainicjuj listę ruchów
Dodaj do listy ruchów wszystkie możliwe ruchy z sąsiedztwa, których obliczona
delta jest mniejsza od 0
Powtarzaj:
 Dla każdego ruchu na liście:
    Jeśli jest to zamiana krawędzi:
      Jeśli krawędzie nie występują w żadnej ścieżce:
        Usuń ruch z listy
      Jeśli krawędzie występują w ścieżce i mają ten sam kierunek:
        Zapisz ruch jako najlepszy
        Usuń ruch z listy
        Przerwij
    Jeśli jest to zmiana wierzchołków:
      Jeśli wierzchołki są w tej samej ścieżce:
        Usuń ruch z listy
      Jeśli w ścieżce istnieją dla obu wierzchołków krawędzie postaci poprzednik -
wierzchołek i wierzchołek - następnik:
        Zapisz ruch jako najlepszy
       Usuń ruch z listy
        Przerwij
      W przeciwnym wypadku:
        Usuń ruch z listy
  Jeśli znaleziono aplikowalny najlepszy ruch:
    Zainicjuj pustą listę nowych ruchów
    Jeśli najlepszy ruch to wymiana krawędzi:
      Dla obu nowych krawędzi i dla każdej innej krawędzi w tej ścieżce:
        Utwórz nowy ruch jako zamianę tych krawędzi
        Jeśli delta dla ruchu jest mniejsza od zera dodaj ruch i ruch w przeciwnym
kierunku do listy nowych ruchów
    Jeśli najlepszy ruch to wymiana wierzchołków:
      Dla obu wierzchołków i dla każdego wierzchołka na ścieżce, z której pochodzi
```

```
wierzchołek:

Utwórz nowy ruch jako wymiana tych wierzchołków

Jeśli delta dla ruchu jest mniejsza od zera dodaj ruch do listy nowych
ruchów

Połącz listę nowych ruchów z listą ruchów
Usuń duplikaty i posortuj po wartości delty
W przeciwnym wypadku:
Zakończ przeszukiwanie
```

Wygeneruj krawędzie kandydackie

```
Dla każdego wierzchołka:
Znajdź k najbliższych wierzchołków
```

Przeszykiwanie z wykorzystaniem ruchów kandydackich

```
Wczytaj rozwiązanie początkowe
Wygeneruj krawędzie kandydackie dla zadanego k
Powtarzaj dopóki delta najlepszego ruchu mniejsza od 0:
 Dla każdej pary indeksów wyznaczających krawędź kanadycką:
    Jeśli podane wierzchołki zajdują się na tej samej ścieżce:
      Oblicz deltę dla zamiany krawędzi wewnątrz ścieżki
      Jeśli delta jest lepsza od najlepszej dotychczas znalezionej:
        Zapisz ruch jako najlepszy
    Jeśli podane wierzchołki znajdują się na różnych ścieżkach:
      Oblicz deltę dla zamiany wierzchołków między ścieżkami (zamiana wierzchołka
z jednej trasu z sąsiadem wierzchołka z drugiej trasy)
      Jeśli delta jest lepsza od najlepszej dotychczas znalezionej:
        Zapisz ruch jako najlepszy
  Jeśli najlepszy ruch został znaleziony:
    Zastosuj ruch
    Zaktualizuj długość ścieżki
 W przeciwnym wypadku:
    Przerwij
```

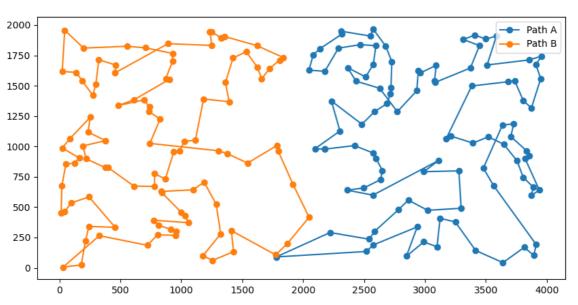
Wynik eksperymentów

KroA

Konfiguracja	Wartość funkcji celu	Czas (ms)
Cycle Augmentation	39502.51 (36621 - 42312)	1252.79 (1228 - 1396)
Local Search - Steepest	42095.21 (38155 - 46176)	10706.41 (9198 - 12083)
Cache Local Search	47239.43 (43198 - 53129)	8037.21 (7248 - 8973)
Candidate Moves (k=20)	43488.3 (39551 - 49012)	7231.28 (6362 - 8039)

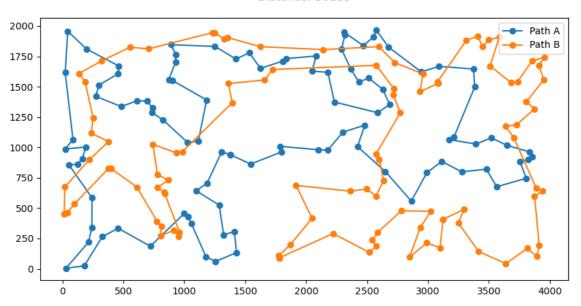
Cycle Augmentation

Distance: 36621



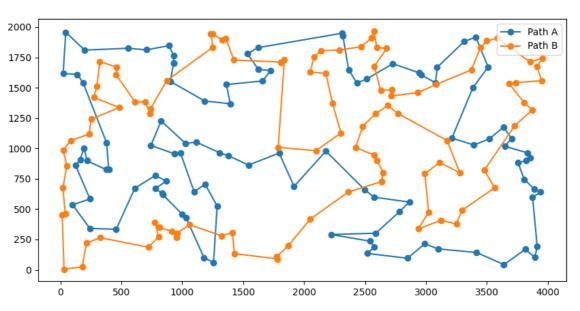
Local Search - Steepest

Distance: 38155

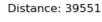


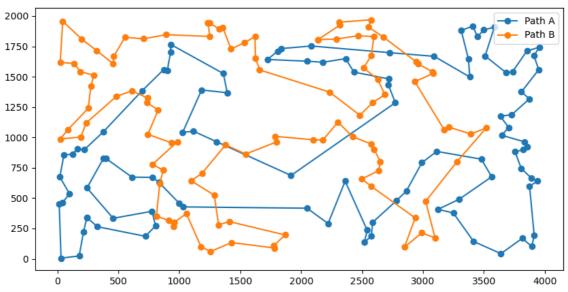
Cache Local Search

Distance: 43198



Candidate Moves



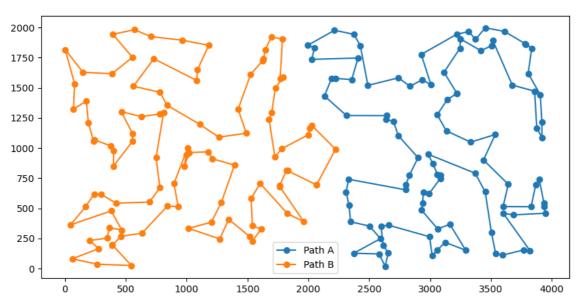


KroB

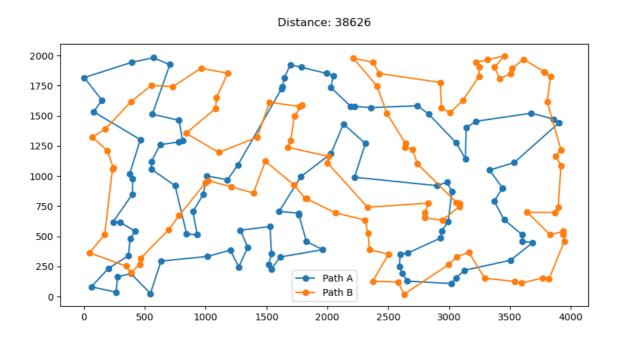
Konfiguracja	Wartość funkcji celu	Czas (ms)
Cycle Augmentation	38928.69 (34997 - 43293)	1293.11 (1229 - 1502)
Local Search - Steepest	41760.15 (38626 - 46975)	9992.07 (9198 - 11196)
Cache Local Search	47427.83 (43338 - 53185)	7935.89 (7051 - 8824)
Candidate Moves (k=20)	43851.04 (39220 - 50323)	7299.45 (6362 - 8039)

Cycle Augmentation

Distance: 34997

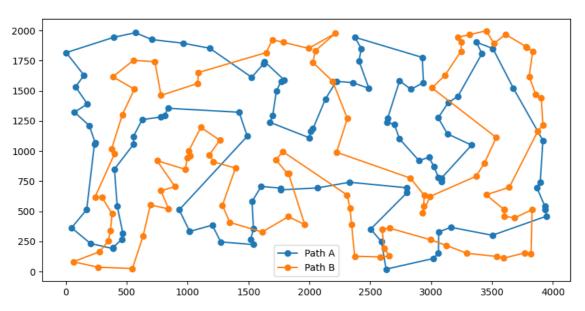


Local Search - Steepest

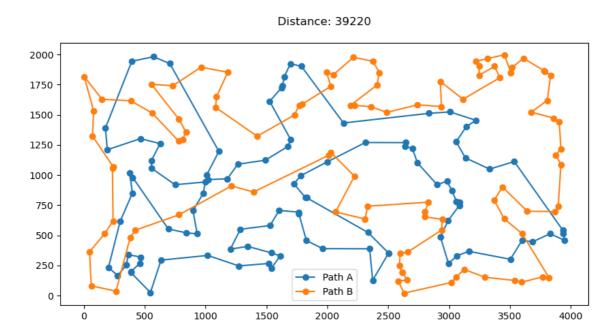


Cache Local Search

Distance: 43338



Candidate Moves



Wnioski

Zarówno algorytm lokalnego przeszukiwania oparty o ruchy kandydackie jak i o wykorzystywanie ruchów z poprzednich iteracji, przyniosły poprawę czasową wykonania przeszukiwania w porównaniu do tradycyjnej wersji stromej. Przy czym najszybszy okazał się algorytm oparty o ruchy kandydackie. Jeżeli chodzi o funkcję celu to algorytm ruchów kandydackich jest gorszy od tradycyjnego przeszukiwania stromego, ale lepszy od algorytmu z listą ruchów, który wypadł najgorzej w tym zestawieniu. Wszystkie 3 algorytmy dają gorsze wyniki zarówno czasowe jak i pod względem funkcji celu, od algorytmu konstrukcyjnego, ale może być to spowodowane rozpoczynaniem od rozwiązań losowych, a lokalne przeszukiwanie nie jest w stanie oddzielić cykli przestrzenie od siebie, co dobrze widać na wizualizacjach.

Kod programu

https://github.com/michal-pawlicki/inteligentne-metody-optymalizacji/tree/main/Lab3