Sprawozdanie z laboratorium nr 3

Inteligentne Metody Optymalizacji

Autorzy: Jakub Gołąb, Mariusz Hybiak

Wprowadzenie

Celem zadania była poprawa efektywności algorytmów lokalnego przeszukiwania z poprzedniego zadania. W celu poprawy efektywności czasowe wykorzystano oceny ruchów z poprzednich iteracji i ruchów kandydackich.

Algorytmy

```
// Algorytm oparty o ruchy kandydackie
candidate_moves_algorithm(cycle1, cycle2, dist_mat, k):
    k_closest_set = compute_closest_cities(dist_mat, k)
    while true
        best delta = 0
        best_move = NULL
        for node_a in all_cities:
            for node_b in k_closest_set[node_a]:
                c1, pos1 = find(node_a, cycle1, cycle2)
                c2, pos2 = find(node_b, cycle1, cycle2)
                if c1 == c2:
                    move = swap_edge(node_a, succesor(node_a)) + swap_edge(node_b,
succesor(node b))
                else
                    move = swap_nodes(node_a, node_b)
                delta = compute delta(move)
                if delta > best delta:
                    best delta = delta
                    best move = move
        if best move is NULL:
            break
        apply_move(best_move)
    return (cycle1, cycle2)
```

```
// algorytm oparty o oceny ruchów z poprzednich iteracji

Wygeneruj rozwiązanie startowe

Zainicjuj listę LM ruchów przynoszących poprawę

Dodaj do listy ruchów wszystkie międzytrasowe wymiany wierzchołków i

wewnątrztrasowe wymiany krawędzi przynoszące poprawę

Posortuj listę
```

```
powtarzaj
```

Przeglądaj ruchy m z LM od najlepszego do znalezienia aplikowalnego ruchu Jeżeli ruch jest aplikowalny, to zapamiętaj go W przeciwnym wypadku usuń

Jeżeli znaleziono aplikowalny ruch M to Zaaplikuj ruch M Dodaj do LM nowe ruchy i posortuj listę dopóki nie znaleziono aplikowalnego ruchu M po przejrzeniu całej listy LM

Zwróć zmodyfikowane rozwiązanie

Wyniki eksperymentu obliczeniowego

W tabeli przedstawiono sumy długości cykli dla każdej z metod dla obu instancji problemu.

Instancja	Metoda	Średnia (min – max) [jednostki odległości]
kroA200	random	343397.4 (325622 - 367592)
kroA200	heuristic	85294.2 (82006 - 87980)
kroA200	local_search_steepest	84107.5 (73714 - 103386)
kroA200	candidate_moves	119163.6 (97614 - 136954)
kroA200	cache_moves	102248.9 (99820 - 121120)
kroB200	random	337828.5 (326222 - 361247)
kroB200	heuristic	84166.0 (81742 - 87420)
kroB200	local_search_steepest	81853.3 (74057 - 88471)
kroB200	candidate_moves	134144.1 (109662 - 169742)
kroB200	cache_moves	120300.5 (111480 - 141315)

Czas działania algorytmu

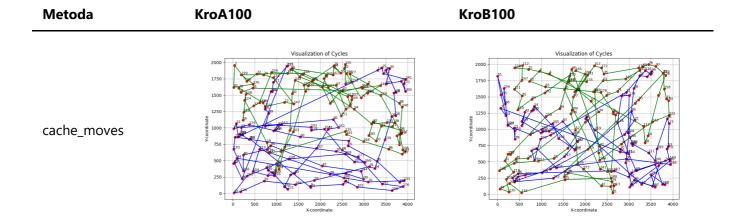
W tabeli przedstawiono średni czas działania algorytmu.

Instancja	Metoda	Średnia (min – max) [milisekundy]
kroA200	heuristic	276280.9 (257958 - 369437)
kroA200	local_search_steepest	25743204.7 (19735387 - 29716978)
kroA200	candidate_moves	3738071.4 (2645683 - 5224432)
kroA200	cache_moves	110838.1 (72426 - 199158)
kroB200	heuristic	267744.6 (260291 - 311365)
kroB200	local_search_steepest	26044757.9 (19782866 - 32359997)
		_

Instancja	Metoda	Średnia (min – max) [milisekundy]
kroB200	candidate_moves	3275410.4 (2526119 - 4147063)
kroB200	cache_moves	87820.4 (64392 - 115929)

Wizualizacje najlepszych rozwiązań

Metoda	KroA100	KroB100
random	Visualization of Cycles 2000 1750 1300 1250 2000 2000 2500 3000 3500 4000	Visualization of Cycles 2000 1750 1500 770 500 1000 1500 2000 X coordinate
heuristic	Visualization of Cycles Visualization of Cycles 1750 1250 1750 1500	Visualization of Cycles 2000 1750 1500
local_search_steepest	Visualization of Cycles Visualization of Cycles 1750 1000	Visualization of Cycles 2000 1750 1500 750 1000 1500 2000 2500 1000 1500 2000 2500 3000 3500 4000
candidate_moves	Visualization of Cycles 1750 1500 1750 1500	Visualization of Cycles 2000 1750 1500 250 1000



Wnioski

- Wprowadzenie ocen ruchów z poprzednich iteracji przyspieszyło proces przeszukiwania przestrzeni rozwiązań. Dzięki temu algorytmy lokalnego przeszukiwania mogą szybciej zbliżać się do optymalnego rozwiązania, eliminując zbędne iteracje.
- Wśród testowanych strategii, algorytm korzystający z ocen ruchów z poprzednich iteracji wykazał się najlepszą wydajnością. Oznacza to, że uwzględnienie historii ocen pozwala lepiej kierować procesem przeszukiwania, wybierając bardziej obiecujące ruchy.

Kod Programu

Kod programu znajduje się pod tym linkiem w pliku cpp.