Raport z możliwości rozwiązania problemu CVRP z użyciem algorytmu mrówkowego

WOJCIECH KLUSEK

Plan prezentacji

Wykorzystane algorytmy

Hipotezy badawcze

Zbiory danych

Wyniki

Wnioski

Wykorzystane algorytmy (podstawowy)

- 1. W zbiorze nieodwiedzonych wierzchołków wyszukuje te, dla których ma wystarczająco dużo jednostek, aby wypełnić ich zapotrzebowanie. Jeśli nie ma takiego wierzchołka, a nie wszystkie zostały odwiedzone wraca do magazynu.
- 2. Wybór kolejnego wierzchołka do odwiedzenia następuje zgodnie z prawdopodobieństwem wyliczonym ze wzoru:

v1 – aktualny wierzchołek

v2 – kolejny rozpatrywany wierzchołek

$$H = \frac{1}{odleg \cdot osc(v1, v2)}$$

$$P = feromony(v1, v2)^{\alpha} * H^{\beta}$$

- 3. Po wyborze kolejnego wierzchołka odejmuje od swojej ilości jednostek zapotrzebowanie odwiedzonego wierzchołka.
- 4. Każda mrówka aktualizuje feromony na drodze swojego rozwiązania zgodnie ze wzorem:

$$\delta = \frac{1}{d \log s \cdot d \log i}$$

$$feromony(v1, v2) = feromony(v1, v2) + \delta$$

5. Na koniec każdej iteracji feromony ulegają zanikowi zgodnie ze wzorem:

$$feromony(v1, v2) = feromony(v1, v2) * współczynnik zaniku feromonu$$

Wykorzystane algorytmy (modyfikacje)

- **Zmniejszenie liczby dostępnych kroków** w modyfikacji tej wprowadzimy ograniczenia dotyczące dostępnych kroków, które mrówka może wykonać w każdym etapie budowania swojego rozwiązania do 5, co oznacza, że mrówka może wybrać tylko jeden z 5 najbliższych wierzchołków do wyboru. Zaletą tej modyfikacji jest to, że pozwala ona na ograniczenie liczby możliwych tras, jakie mogą zostać wygenerowane przez mrówkę, co z kolei pozwala na zwiększenie skuteczności algorytmu i szybsze znalezienie optymalnego rozwiązania.
- "Elita" mrówek polega na wybraniu najlepszej mrówki spośród całej populacji i umożliwienie tylko jej modyfikację feromonów. W ten sposób można zwiększyć zbieżność algorytmu i poprawić jakość otrzymywanych rozwiązań.
- Algorytm zachłanny w każdym kroku mrówka losuje jeden z trzech najbliższych możliwych do odwiedzenia wierzchołków.

Hipotezy badawcze

- Algorytm zachłanny będzie dawać najgorsze rozwiązania spośród wszystkich wariantów.
- Podstawowa wersja algorytmu mrówkowego szybciej znajdzie lepsze rozwiązania niż pozostałe wersje algorytmu dla małych grafów.
- Modyfikacja z wyborem "elity" mrówek znajdzie szybciej lepsze rozwiązanie niż pozostałe wersje algorytmu dla średnich grafów.
- Wersja algorytmu z modyfikacją zmniejszającą liczbę dostępnych kroków szybciej znajdzie szybciej lepsze rozwiązanie niż niż pozostałe wersje algorytmu dla dużych grafów.

Zbiory danych

- P-n16-k8 jest to mały zbiór danych zawierający 16 klientów, którzy muszą być obsłużeni przez 8 pojazdów o pojemności 35 jednostek. Zbiór ten zawiera informacje o położeniu klientów i magazynu, a także wymaganej ilości towaru, który trzeba dostarczyć do każdego klienta.
- **E-n22-k4** kolejny mały zbiór danych zawierający 22 klientów, którzy muszą być obsłużeni przez 4 pojazdy o pojemności 6000 jednostek.
- **E-n33-k4** to średni zbiór danych, który zawiera 33 klientów, którzy muszą być obsłużeni przez 4 pojazdy o pojemności 8000 jednostek.
- **E-n51-k5** kolejny średni zbiór danych zawierający 51 klientów, którzy muszą być obsłużeni przez 5 pojazdów o pojemności 160 jednostek.
- **E-n101-k8** to duży zbiór danych zawierający 101 klientów, którzy muszą być obsłużeni przez 8 pojazdów o pojemności 200 jednostek.

Wyniki

 α = 1, β = 2, liczba mrówek = 50, liczba iteracji = 500, współczynnik zaniku feromonów = 0.1, smax = 10000

Zbiór da-	Optymalna	Algorytm	Algorytm	Modyfikacja	Modyfikacja
nych	odległośc	podstawo-	zachłanny	"elity" mró-	z ogranicze-
		wy		wek	niem liczby
					wierzchoł-
					ków
P-n16-k8	450	450(0 %)	450(0 %)	450(0 %)	450(0 %)
E-n22-k4	375	390.8(4 %)	442.2(18 %)	400.6(7 %)	381.8(2 %)
E-n33-k4	835	863.4(3 %)	930.4(11 %)	894.6(7 %)	891.8(7 %)
E-n51-k5	521	588.4(13 %)	694.8(33 %)	619.0(18 %)	577.6(11 %)
E-n101-k8	817	1043(28%)	1243.8(52 %)	1219(49 %)	941.8(15 %)

Tabela 1: Podstawowe wyniki.

Wyniki (c.d.)

 α = 1, β = 2, liczba mrówek = 50, liczba iteracji = 500, współczynnik zaniku feromonów = 0.1, smax = 2 * Optymalna odległość

Zbiór da-	Optymalna	Algorytm	Algorytm	Modyfikacja	Modyfikacja
nych	odległośc	podstawo-	zachłanny	"elity" mró-	z ogranicze-
		wy		wek	niem liczby
					wierzchoł-
					ków
P-n16-k8	450	450(0 %)	450(0 %)	450(0 %)	450(0 %)
E-n22-k4	375	388.4(3 %)	457.6(18 %)	396.6(5 %)	381.8(2 %)
E-n33-k4	835	863.4(3 %)	930.4(11 %)	894.6(7 %)	891.8(7 %)
E-n51-k5	521	591.4(14 %)	731(40 %)	650.4(25 %)	577.6(11 %)
E-n101-k8	817	1634(100 %)	1266.6(55 %)	1634(100 %)	941.8(15 %)

Tabela 2: Wyniki z ograniczoną drogą.

Wyniki (c.d.)

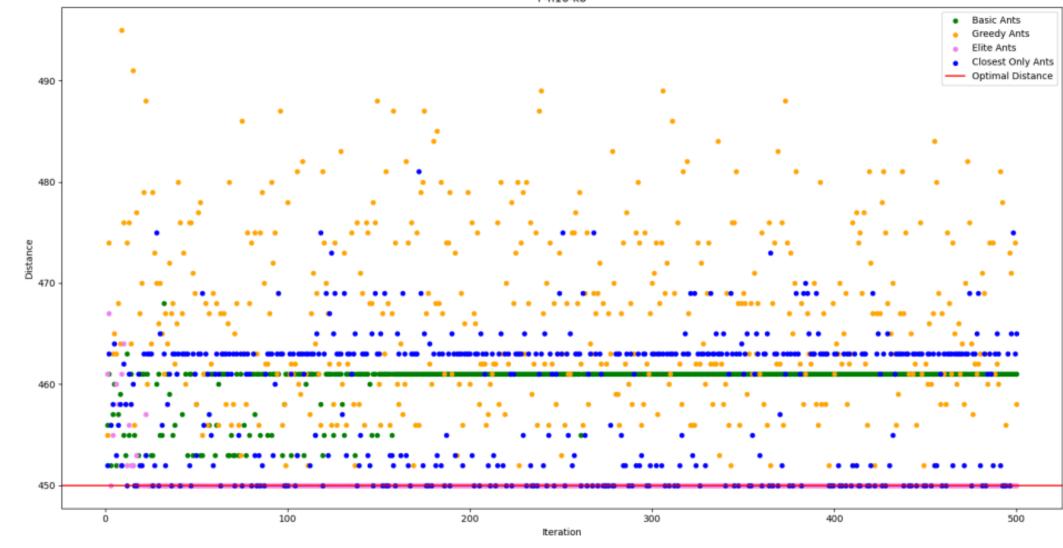
 α = 2, β = 1, liczba mrówek = 50, liczba iteracji = 500, współczynnik zaniku feromonów = 0.1, smax = 10000

Zbiór da- nych	Optymalna odległośc	Algorytm podstawo-	Algorytm zachłanny	Modyfikacja "elity" mró-	Modyfikacja z ogranicze-
		wy		wek	niem liczby
					wierzchoł- ków
P-n16-k8	450	451.8(0 %)	450(0 %)	450(0 %)	450(0 %)
E-n22-k4	375	407.4(9 %)	442.2(18 %)	422(13 %)	387.8(3 %)
E-n33-k4	835	891.6(7 %)	930.4(11 %)	971.0(16 %)	911.8(9 %)
E-n51-k5	521	618(19 %)	694.8(33 %)	720.8(38 %)	578.4(11 %)
E-n101-k8	817	1088.4(33 %)	1243.8(52 %)	1424.6(74 %)	938(15 %)

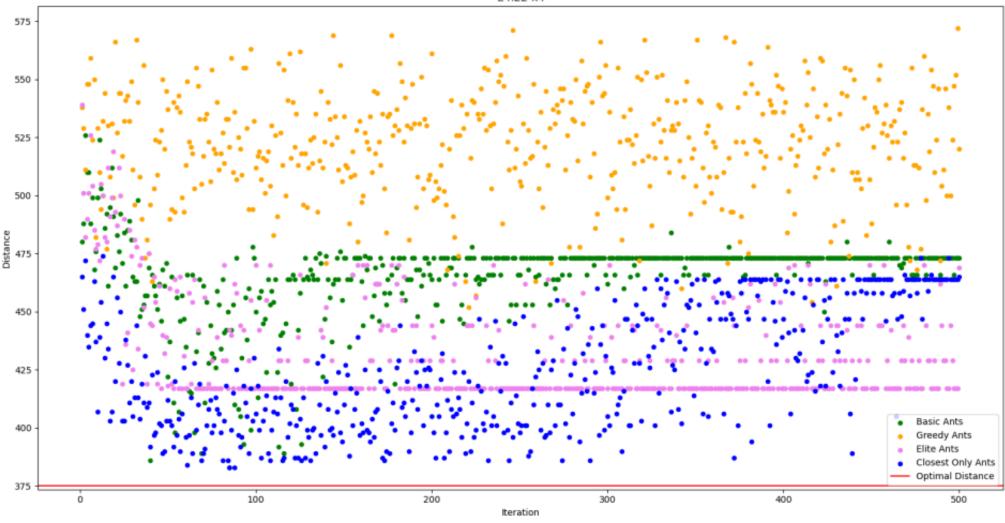
Tabela 3: Wyniki z odwróconą α i β .

Zbieżność algorytmów do rozwiązania bliskiego optymalnego

- $\alpha = 1$
- $-\beta = 2$
- •liczba mrówek = 50
- •liczba iteracji = 500
- współczynnik zaniku feromonów = 0.1
- -smax = 10000

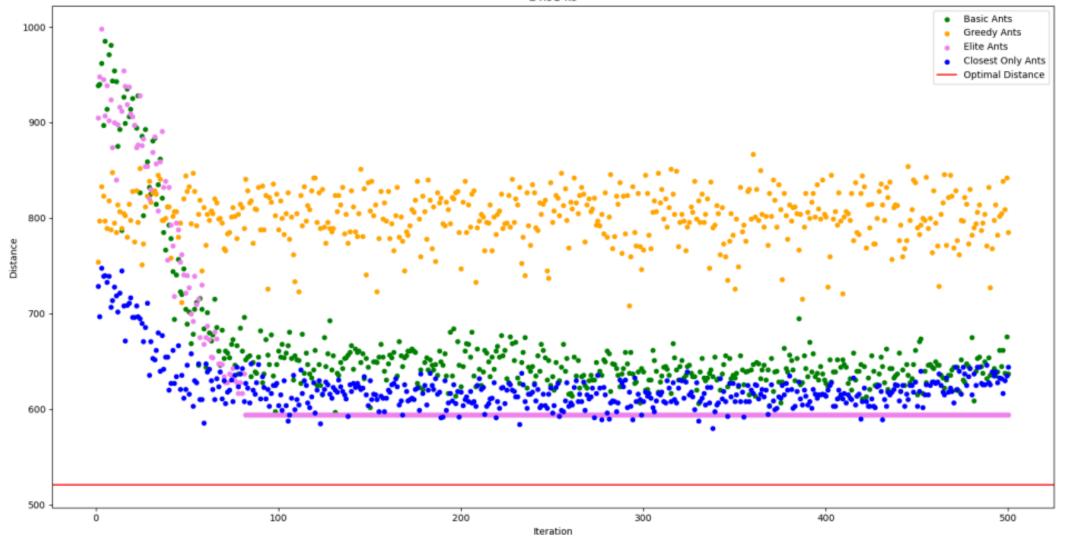


Rysunek 5: Wyniki dla zbioru P-n16-k8.

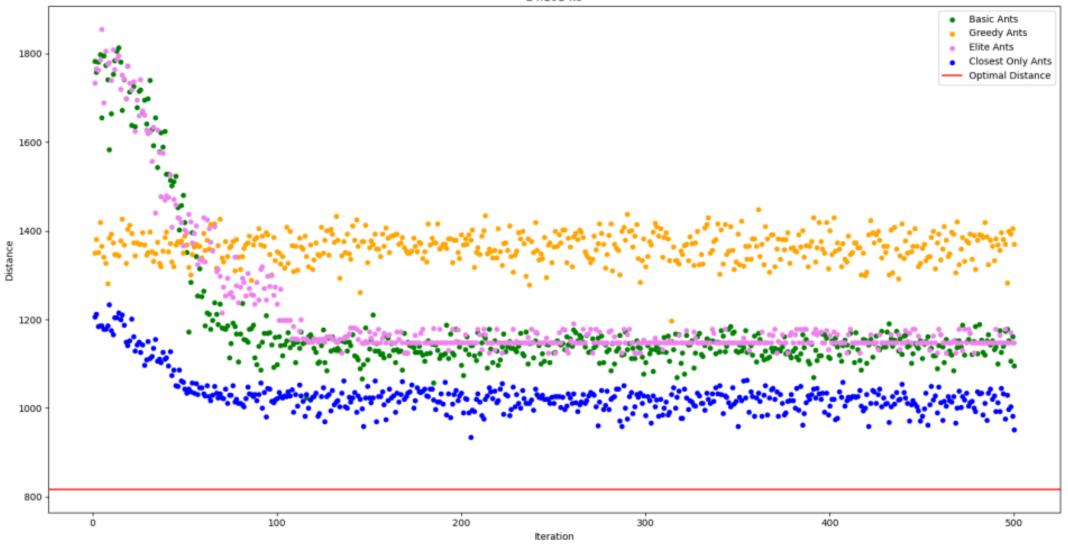


Rysunek 6: Wyniki dla zbioru E-n22-k4.

Rysunek 7: Wyniki dla zbioru E-n33-k4.



Rysunek 8: Wyniki dla zbioru E-n51-k5.



Rysunek 9: Wyniki dla zbioru E-n101-k8.

Wnioski

- 1. Algorytm z ograniczoną liczbą wierzchołków daje najlepsze wyniki, a algorytm podstawowy jest nieco gorszy.
- 2. Algorytm zachłanny zwraca najgorsze wyniki z powodu niewykorzystania informacji o feromonach.
- 3. Algorytm z "elitą" mrówek zbiega najszybciej do dobrej jakości rozwiązania, ale może zatrzymać się na minimum lokalnym.
- 4. Zmniejszenie ograniczenia odległości dla mrówek może poprawić wyniki dla małych grafów, ale pogarsza dla większych grafów.
- 5. Zwiększenie udziału feromonów poprawia jakość rozwiązań.
- 6. Algorytm podstawowy nie jest najlepszy dla małych grafów jak również algorytm z "elitą" mrówek dla średnich grafów, ale algorytm z modyfikacją zmniejszającą liczbę dostępnych kroków najszybciej znajduje lepsze rozwiązania dla dużych grafów.

Bibliografia

- M. Dorigo and L. M. Gambardella, "Ant colony system: a cooperative learning approach to the traveling salesman problem," in IEEE Transactions on Evolutionary Computation, April 1997
- 2. Yu Bin, Yang Zhong-Zhen, Yao Baozhen, "An improved ant colony optimization for vehicle routing problem", European Journal of Operational Research, 2009
- 3. Silvia Mazzeo, Irene Loiseau, "An Ant Colony Algorithm for the Capacitated Vehicle Routing", Electronic Notes in Discrete Mathematics, 2004
- 4. Amir Hajjam, Lyamine Bouhafs, A. Koukam, "A Hybrid Ant Colony System Approach for the Capacitated Vehicle Routing Problem and the Capacitated Vehicle Routing Problem with Time Windows", 2008
- 5. Christian Blum, "Ant colony optimization: Introduction and recent trends", Physics of Life Reviews, 2005
- 6. http://vrp.galgos.inf.puc-rio.br/index.php/en/
- 7. http://www.dca.fee.unicamp.br/projects/infobiosys/vrp