# POLITECHNIKA WROCŁAWSKA WYDZIAŁ INFORMATYKI I TELEKOMUNIKACJI

# Projektowanie efektywnych algorytmów

Algorytmy metaheurystyczne poszukiwania lokalnego

## ETAP NR 2

PROWADZĄCY:

dr inż. Jarosław Rudy

GRUPA:

A - Wtorek 17:05 TP

AUTOR:

Daniel Glazer, 252743

# Spis treści

1	$\mathbf{W}\mathbf{p}$	prowadzenie teoretyczne	4
	1.1	Opis metody	4
		1.1.1 Poszukiwanie z zakazami	4
		1.1.2 Symulowane wyżarzanie	4
2	Opi	is implementacji algorytmów	4
	2.1	Wstęp	4
	2.2	Poszukiwanie z zakazami	5
		2.2.1 Parametry startowe algorytmu	5
		2.2.2 Opis działania	5
	2.3	Symulowane wyżarzanie	6
		2.3.1 Parametry startowe algorytmu	6
		2.3.2 Opis działania	6
3	Tes	ty zaimplementowanych algorytmów	7
	3.1	Poprawność badanych algorytmów	7
	3.2	Szukanie najlepszych rozwiązań	9
	3.3	Wpływ poszczególnych parametrów na prace poszukiwania z zakazami	10
	3.4	Wpływ poszczególnych parametrów na prace symulowanego wyżarzania	12
4	Wy	kresy	15
	4.1	Poszukiwanie z zakazami	15
	4.2	Symulowane wyżarzanie	18
5	Wn	iioski	22

# Spis rysunków

1	Badanie poprawności algorytmów dla pliku m6.atsp	7
2	Badanie poprawności algorytmów dla pliku m10.atsp	8
3	Wykres wpływu kadencji na czas wykonywania się algorytmu dla poszczególnych instancji $$ .	15
4	Wykres wpływu kadencji na błąd względny wyniku algorytmu dla poszczególnych instancji .	15
5	Wykres wpływu liczby iteracji na czas wykonywania się algorytmu dla poszczególnych instancji	16
6	Wykres wpływu liczby iteracji na błąd względny wyniku algorytmu dla poszczególnych instancji	16
7	Wykres wpływu dzielnika kadencji na czas wykonywania się algorytmu dla poszczególnych	
	instancji	17
8	Wykres wpływu dzielnika kadencji na błąd względny wyniku algorytmu dla poszczególnych	
	instancji	17
9	Wykres wpływu współczynnika alfa na czas wykonywania się algorytmu dla poszczególnych	
	instancji	18
10	Wykres wpływu współczynnika alfa na błąd względny wyniku algorytmu dla poszczególnych	
	instancji	18
11	Wykres wpływu liczby epok na czas wykonywania się algorytmu dla poszczególnych instancji	19
12	Wykres wpływu liczby epok na błąd względny wyniku algorytmu dla poszczególnych instancji	19
13	Wykres wpływu liczby iteracji w epoce na czas wykonywania się algorytmu dla poszczególnych	
	instancji	20
14	Wykres wpływu liczby iteracji w epoce na błąd względny wyniku algorytmu dla poszczególnych	
	instancji	20
15	Wykres wpływu temperatury na czas wykonywania się algorytmu dla poszczególnych instancji	21
16	Wykres wpływu temperatury na błąd względny wyniku algorytmu dla poszczególnych instancji	21

### 1 Wprowadzenie teoretyczne

### 1.1 Opis metody

#### 1.1.1 Poszukiwanie z zakazami

Poszukiwanie z zakazami (ang. Tabu Search (TS)) jest jedną z metaheurystycznych metod przeszukiwania lokalnego przeznaczona do rozwiązywania problemów optymalizacyjnych. Bazuje na dynamicznej zamianie sąsiedztwa danego rozwiązania i szukaniu lokalnie najlepszych rozwiązań. Za pomocą zakazów (tabu) stara się uniknąć minimów lokalnych oraz cykli, w które może dostać się algorytm bez szansy na ich opuszczenie. W przypadku, w którym algorytm znajduje obiecujące rozwiązanie zakazane, które jest lepsze niż obecne rozwiązanie globalne uchyla zakaz w celu poprawy rozwiązania (kryterium aspiracji). Algorytm ten charakteryzuje się brakiem pewności znalezienia optimum brak jawnie sprecyzowanej złożoności obliczeniowej, ponieważ praca algorytmu kończy się wraz z warunkiem zakończenia, który jest zależny od parametrów.

#### 1.1.2 Symulowane wyżarzanie

Algorytm symulowanego wyżarzania (ang. Simulated Annealing (SA)) tak jak TS zalicza się do algorytmów przeszukiwania lokalnego, ale w odróżnieniu od poszukiwania z zakazami, nie przeszukuje całego sąsiedztwa dla danego rozwiązania tylko losowo wybiera jedno. Różnica polega też na doborze kolejnych rozwiązań, ponieważ SA pozwala na dobieranie lokalnie gorszych rozwiązań z pewnym prawdopodobieństwem, które jest obliczane na podstawie matematycznego wzoru na prawdopodobieństwo akceptacji. Zasada ta działa w idei dywersyfikacji, ponieważ zmieniając na gorsze rozwiązanie mamy nadzieję na znalezienie w przyszłości lepszego rozwiązania. Wykorzystując funkcje prawdopodobieństwa możemy również umożliwić algorytmowi wychodzenie z minimów lokalnych czy cykli. Tak jak Tabu Search algorytm symulowanego wyżarzania nie zapewnia znalezienia optimum, a jego złożoność zależna jest od początkowych parametrów.

# 2 Opis implementacji algorytmów

#### 2.1 Wstęp

Na starcie każdego wywoływanego algorytmu, wywoływana jest klasa *Matrix*, której celem jest wczytanie danych z pliku i utworzenie dwuwymiarowej tablicy dynamicznej posiadającej długości ścieżek.

#### 2.2 Poszukiwanie z zakazami

#### 2.2.1 Parametry startowe algorytmu

- iterations limit iteracji bez poprawy globalnego optimum, po którym algorytm kończy swoje działanie
- lifetime maksymalny czas działania algorytmu
- startingVertex początkowy wierzchołek, od którego zaczyna się poszukiwana ścieżka
- tenure kadencja, liczba iteracji przez jaką dany ruch jest zakazany na liście tabu
- dividerTenure dzielnik kadencji, po znalezieniu rozwiązania, które jest lepsze niż globalne optimum,
   dla kolejnej iteracji długość zakazu na dany ruch będzie równa wartości kadencji podzielonej przez jej
   dzielnik

#### 2.2.2 Opis działania

Działanie algorytmu rozpoczyna się od podania parametrów startowych. W kolejnym kroku na podstawie starting Vertex i z pomocą funkcji shuffle z biblioteki algorithm generowana jest startowa globalna ścieżka. Następnie przypisywana jest lokalna ścieżka, która jest kopią obecnej startowej ścieżki oraz uruchamiany jest zegar odpowiedzialny za liczenie czasu. Potem uruchamiana jest główna pętla algorytmu, która rozpoczyna swoje działanie od przeszukiwania sąsiedztwa lokalnej ścieżki. W tym celu dla każdej zamiany pary wierzchołków oprócz wierzchołka poczatkowego liczona jest różnica zmiany kosztów. Delta kosztów jest podliczana na podstawie odejmowania starych i dodawaniu nowych krawędzi prowadzących przed i po zamianie wierzchołków. Dla tak podliczonych delt wybierane jest minimum. Para wierzchołków, której różnica kosztów była minimum, umieszczana jest na liście tabu, na liczbę iteracji równą tenure, lub tenure \ dividerTenure. Lista tabu składa się z wektora, wektorów, który zawiera pary wierzchołków, oraz liczbe iteracji, na która dana zamiana jest zakazana. W momencie, w którym podczas szukania najmniejszej różnicy kosztów trafimy na ruch, który jest zakazany, ale koszt ścieżki po zakazanej zamianie jest mniejszy niż koszt ścieżki obecnego globalnego optimum to opierając się na kryterium aspiracji możemy taki ruch wykonać. Po znalezionym minimum lokalnym sprawdzamy czy jest ono lepszym rozwiazaniem niż obecne globalne minimum, jeśli tak to zamieniamy globalne rozwiązanie na rozwiązanie lokalne i resetujemy licznik iteracji, jeśli nie to zwiększamy licznik iteracji. Na sam koniec pętli, sprawdzamy czy nie przekroczyliśmy lifetime, gdyby czas działania algorytmu był dłuższy, kończymy działanie pętli. W przeciwnym wypadku powracamy do przeszukiwania sąsiedztwa obecnej lokalnej ścieżki zakładając, że nie został przekroczony limit iteracji bez poprawy globalnego optimum (iterations). Po zakończeniu działania petli wyświetlana jest ścieżka i koszt dla znalezionego globalnego minimum.

#### 2.3 Symulowane wyżarzanie

#### 2.3.1 Parametry startowe algorytmu

- startingVertex wierzchołek początkowy ścieżki
- alfa współczynnik schładzania temperatury
- numberOfEras liczba epok
- iterationOfEra liczba iteracji w epoce
- startingTemperature startowa temperatura jeśli 0 to liczona jest na podstawie pierwszego rozwiązania

#### 2.3.2 Opis działania

Działanie algorytmu rozpoczyna się od podania parametrów startowych. Następnie w taki sam sposób jak w Tabu Search generowana jest globalnie ścieżka. Lokalna ścieżka jest przypisywana w taki sam sposób jak globalna ścieżka. W kolejnym kroku obliczamy startową temperaturę poprzez wymnożenie globalnego kosztu ścieżki przez współczynnik schładzania temperatury, tylko w przypadku, w którym temperatura nie została podana wcześniej. Potem uruchamiamy metodę zawierającą główną część algorytmu. Metoda ta zawiera dwie zagnieżdżone pętle. Zewnętrzna pętla posiada warunek stopu, którym jest liczba iteracji nieprzekraczająca numberOfEras, a pętla wewnętrzna liczbę iteracji nieprzekraczająca iterationOfEra. W każdej iteracji pętli wewnętrznej losowana jest para wierzchołków, która ma zostać zamieniona. Jeśli po zamianie lokalny koszt ścieżki jest mniejszy niż globalny to podmieniamy ścieżki i powracamy do losowania wierzchołków. W innym przypadku losujemy wartość prawdopodobieństwa i sprawdzamy czy prawdopodobieństwo jest mniejsze niż wartość ze wzoru, w przypadku, w którym jest mniejsze podmieniamy rozwiązanie lokalne na gorsze. Następnie obojętnie od rezultatu prawdopodobieństwa powracamy do losowania pary wierzchołków. Po każdym zatrzymaniu się pętli wewnętrznej schładzana jest temperatura poprzez pomnożenie obecnej temperatury przez alfa. Po osiągnięciu warunku stopu dla pętli zewnętrznej, algorytm kończy swoje działanie i wyświetla wynik.

# 3 Testy zaimplementowanych algorytmów

(a) Poszukiwanie z zakazami

#### 3.1 Poprawność badanych algorytmów

```
Otworzono plik mó.atsp
                                  Otworzono plik mó.atsp
                                  Wczytano dane
Wczytano dane
                                  Podaj startowy wierzcholek
Podaj liczbe iteracji
                                  Podaj alfe
Podaj czas trwania
                                  Podaj liczbe epok
Podaj startowy wierzcholek
                                  Podaj liczbe iteracji w epoce
Podaj kadencje
                                  Podaj startowa temperature
                                      159
                                           98.75%
Podaj dzielnik kadencji
                                      118
                                           47.5%
                                            45%
                                  21
                                       116
0
    160
           100%
                                  99
                                       100
                                            25%
                                  149
                                       92
                                            15%
1
    118
           47.5%
                                  154
                                       85
                                            6.25%
    80
          0%
                                            0%
                                  164
                                       80
0->5->1->2->3->4->0
                                  0->5->1->2->3->4->0
80
                                  80
```

Rysunek 1: Badanie poprawności algorytmów dla pliku m6.atsp

(b) Symulowane wyżarzanie

```
Otworzono plik m10.atsp
Otworzono plik m10.atsp
                                     Wczytano dane
Wczytano dane
                                     Podaj startowy wierzcholek
Podaj liczbe iteracji
                                     Podaj alfe
Podaj czas trwania
                                     Podaj liczbe epok
                                     Podaj liczbe iteracji w epoce
Podaj startowy wierzcholek
                                     Podaj startowa temperature
Podaj kadencje
                                             171.698%
                                         576
                                        549
                                             158.962%
Podaj dzielnik kadencji
                                     2
                                         511
                                             141.038%
                                         475
                                             124.057%
                                        426
                                             100.943%
Θ
    441 108.019%
                                     24
                                         388 83.0189%
    337 58.9623%
1
                                     185
                                         347 63.6792%
                                     253 345 62.7359%
2
    312 47.1698%
                                     409
                                         317 49.5283%
3
    282 33.0189%
                                     626 274
                                              29.2453%
    276 30.1887%
4
                                     790 271 27.8302%
    241 13.6792%
                                     1311
                                           265 25%
8
                                     7238
                                           244
                                                15.0943%
9
    239 12.7358%
                                     38952 239 12.7358%
10
     219
            3.30189%
                                     47992 234 10.3774%
                                     53531 219 3.30189%
11
     212
            0%
                                     88997 212
                                                 0%
0->3->4->2->8->7->6->9->1->5->0
                                     0->3->4->2->8->7->6->9->1->5->0
212
                                     212
```

(a) Poszukiwanie z zakazami

(b) Symulowane wyżarzanie

Rysunek 2: Badanie poprawności algorytmów dla pliku m10.atsp

# 3.2 Szukanie najlepszych rozwiązań

Za pomocą kilu zagnieżdżonych pętli starano się znaleźć jak najlepsze rozwiązanie dla wybranych instancji, a uzyskane wyniki umieszczono w Tabeli 1 oraz 2.

Nazwa	T4 : -	TZ 1 :	Dzielnik	XX7:1-	Błąd	Czas	Wierzchołek
instancji	Iteracje	Kadencja	kadencji	Wynik	względny [%]	życia [s]	początkowy
gr21.tsp	200	27	1	2707	0	15	0
gr24.tsp	3000	16	4	1272	0	15	0
ftv33.atsp	1000	18	3	1286	0	15	0
gr48.tsp	6000	33	2	5094	0,951249	15	0
ftv55.atsp	8000	53	2	1658	3,10945	15	0
ftv70.atsp	13000	62	1	1994	2,25641	15	5
gr96.tsp	15000	101	1	58912	6,70724	30	18
lin105.tsp	17000	103	13	16020	11,4125	30	3
gr120.tsp	20000	96	1	7395	6,5255	30	0
gr202.tsp	20000	181	2	44344	10,4183	60	0

Tabela 1: Tabela najlepszych ustawień parametrów dla  $\mathit{TS}$ 

Nazwa	Wierzchołek	A 1.C-	Liczba	L. iteracji	T	337:1-	Błąd
instancji	początkowy	Alfa	epok	w epoce	Temperatura	Wynik	względny [%]
gr21.tsp	1	0,82	100	1000	0	2707	0
gr24.tsp	8	0,87	100	1000	0	1272	0
ftv33.atsp	8	0,93	1000	6000	6000	1329	3,3437
gr48.tsp	3	0,98	1000	9000	0	5078	0,634166
ftv55.atsp	1	0,99	5000	6000	0	1693	5,28607
ftv70.atsp	24	0,99	1000	8000	0	2104	7,89744
gr96.tsp	25	0,96	1000	8000	0	58421	5,81789
lin105.tsp	3	0,99	5000	12000	0	15561	8,22032
gr120.tsp	2	0,997	4000	10000	0	7275	4,79689
gr202.tsp	0	0,998	5000	20000	0	42237	5,17181

Tabela 2: Tabela najlepszych ustawień parametrów dla  $S\!A$ 

## 3.3 Wpływ poszczególnych parametrów na prace poszukiwania z zakazami

W ramach tej części testów wybrano 5 instancji, na podstawie, których przeprowadzono testy mające na celu pokazanie wpływu na czas i wartość błędu bezwzględnego poszczególnych parametrów.

Vadansia	Nazwa instancji							
Kadencja	gr21.tsp	ftv33.atsp	ftv55.atsp	gr96.tsp	gr120.tsp			
10	0,14	0,10	0,12	0,28	0,41			
20	0,29	0,60	0,41	0,69	0,68			
30	0,27	0,69	0,99	0,60	1,90			
40	0,60	0,62	0,66	0,63	2,14			
50	0,74	0,81	0,85	1,58	4,07			

Tabela 3: Tabela wpływu kadencji na czas wykonywania się algorytmu w sekundach

Vadansia	Nazwa instancji							
Kadencja	gr21.tsp	ftv33.atsp	ftv55.atsp	gr96.tsp	gr120.tsp			
10	21,94	71,28	52,49	78,68	326,94			
20	24,39	40,24	40,76	77,14	143,48			
30	28,94	30,85	34,99	81,10	82,49			
40	27,75	32,23	33,28	60,60	55,38			
50	25,55	31,03	35,05	55,09	48,45			

Tabela 4: Tabela wpływu kadencji na błąd względny dla poszczególnych instancji

T+ ama ai a	Nazwa instancji							
Iteracje	gr21.tsp	ftv33.atsp	ftv55.atsp	gr96.tsp	gr120.tsp			
5000	0,20	0,31	0,33	0,38	1,41			
10000	0,34	0,70	0,98	0,67	1,78			
15000	0,72	0,82	1,13	0,97	2,09			
20000	0,83	0,98	1,34	1,22	2,32			
25000	1,15	1,07	1,71	1,55	2,64			

Tabela 5: Tabela wpływu iteracji na czas wykonywania się algorytmu w sekundach

Itamasia	Nazwa instancji							
Iteracje	gr21.tsp	ftv33.atsp	ftv55.atsp	gr96.tsp	gr120.tsp			
5000	4,06	58,69	37,23	46,45	323,32			
10000	24,88	34,54	34,29	74,96	118,46			
15000	24,98	29,71	33,70	80,66	77,49			
20000	25,00	28,74	33,58	81,80	69,29			
25000	25,00	28,55	33,56	82,03	67,65			

Tabela 6: Tabela wpływu kadencji na czas wykonywania się algorytmu w sekundach

Dzielnik	Nazwa instancji							
Dzieilik	gr21.tsp	ftv33.atsp	ftv55.atsp	gr96.tsp	gr120.tsp			
1	0,44	0,68	1,07	0,67	1,86			
3	0,44	0,49	0,73	1,45	0,83			
5	0,31	0,53	0,82	0,71	1,40			
7	0,35	0,61	0,73	1,23	1,78			
9	0,57	0,76	0,53	1,27	2,38			

Tabela 7: Tabela wpływu dzielnika na czas wykonywania się algorytmu w sekundach

Dzielnik	Nazwa instancji							
Dzieilik	gr21.tsp	ftv33.atsp	ftv55.atsp	gr96.tsp	gr120.tsp			
1	4,06	55,41	27,24	46,45	282,22			
3	20,81	37,15	32,66	66,02	108,38			
5	24,16	28,67	33,75	69,15	84,46			
7	24,83	27,91	33,96	59,71	73,68			
9	24,97	27,53	34,01	56,18	68,98			

Tabela 8: Tabela wpływu dzielnika na błąd względny dla poszczególnych instancji

# 3.4 Wpływ poszczególnych parametrów na prace symulowanego wyżarzania

Alfa	Nazwa instancji								
Alla	gr21.tsp	ftv33.atsp	ftv55.atsp	gr96.tsp	gr120.tsp				
0,90	30,73	39,99	25,60	31,44	26,32				
0,91	33,46	41,32	26,29	29,99	26,98				
0,92	35,55	40,82	26,63	30,03	27,71				
0,93	31,72	29,06	25,99	26,46	25,48				
0,94	31,98	28,19	25,95	26,57	26,87				
0,95	31,02	26,89	25,87	26,02	26,96				
0,96	32,04	27,55	28,12	25,47	25,93				
0,97	32,49	26,25	25,68	25,68	25,93				
0,98	30,37	26,12	24,91	24,78	25,74				
0,99	38,70	24,56	24,44	25,43	29,14				

Tabela 9: Tabela wpływu współczynnika alfa na czas wykonywania się algorytmu w milisekundach

Alfa	Nazwa instancji							
Alla	gr21.tsp	ftv33.atsp	ftv55.atsp	gr96.tsp	gr120.tsp			
0,90	6,83	102,37	83,07	30,72	1091,82			
0,91	25,73	61,31	66,34	63,74	274,28			
0,92	29,50	48,98	59,95	76,38	106,32			
0,93	29,96	54,52	67,25	87,50	104,89			
0,94	32,01	54,78	60,69	168,78	236,27			
0,95	26,40	63,85	152,23	345,39	390,78			
0,96	51,88	113,56	252,62	481,87	551,97			
0,97	79,36	174,44	307,46	535,85	610,26			
0,98	104,21	178,29	324,53	541,48	637,82			
0,99	107,15	190,73	329,12	566,90	643,23			

Tabela 10: Tabela wpływu współczynnika alfa na błąd względny dla poszczególnych instancji

Liczba	Nazwa instancji					
epok	gr21.tsp	ftv33.atsp	ftv55.atsp	gr96.tsp	gr120.tsp	
100	29,75	36,74	25,27	28,12	25,71	
200	71,86	42,94	38,29	44,22	41,12	
300	65,58	79,81	52,40	55,75	54,69	
400	83,40	71,93	68,84	78,19	68,01	
500	118,03	86,21	81,56	83,85	82,50	

Tabela 11: Tabela wpływu liczby epok na czas wykonywania się algorytmu w milisekundach

Liczba	Nazwa instancji						
epok	gr21.tsp	ftv33.atsp	ftv55.atsp	gr96.tsp	gr120.tsp		
100	6,83	71,37	59,60	29,22	285,91		
200	28,20	49,44	68,49	54,07	108,15		
300	32,47	45,05	70,26	59,03	72,60		
400	33,33	44,17	70,62	60,03	65,49		
500	33,50	44,00	70,69	60,23	64,07		

Tabela 12: Tabela wpływu liczby epok na błąd względny dla poszczególnych instancji

L. iteracji	Nazwa instancji						
w epoce	gr21.tsp	ftv33.atsp	ftv55.atsp	gr96.tsp	gr120.tsp		
1000	9,50	11,07	9,98	9,00	9,26		
2000	17,85	19,62	19,44	18,02	17,65		
3000	40,89	28,14	35,09	26,72	24,82		
4000	50,85	44,85	34,59	36,29	34,40		
5000	72,78	49,80	58,84	44,44	42,77		

Tabela 13: Tabela wpływu liczby iteracji w epoce na czas wykonywania się algorytmu w milisekundach

L. iteracji	Nazwa instancji						
w epoce	gr21.tsp	ftv33.atsp	ftv55.atsp	gr96.tsp	gr120.tsp		
1000	4,36	71,35	54,82	73,33	302,25		
2000	20,95	50,52	56,21	66,75	126,62		
3000	31,02	45,27	67,81	61,57	76,38		
4000	35,22	41,26	63,23	59,70	80,42		
5000	35,13	51,04	49,31	55,15	68,01		

Tabela 14: Tabela wpływu liczby iteracji w epoce na błąd względny dla poszczególnych instancji

Town one tune	Nazwa instancji					
Temperatura	gr21.tsp	ftv33.atsp	ftv55.atsp	gr96.tsp	gr120.tsp	
0	29,03	29,05	35,80	27,33	26,65	
1000	31,43	26,28	28,47	21,09	23,13	
2000	29,97	30,90	25,71	21,80	24,11	
3000	29,98	28,54	25,49	21,16	23,83	
4000	31,97	32,83	40,61	21,88	23,63	

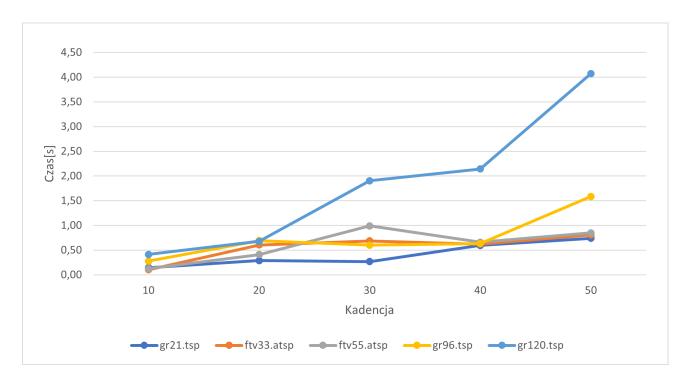
Tabela 15: Tabela wpływu temperatury na czas wykonywania się algorytmu w milisekundach. Dla temperatury o wartości 0 jest ona obliczana na podstawie pierwszego rozwiązania

Tomponeture	Nazwa instancji					
Temperatura	gr21.tsp	ftv33.atsp	ftv55.atsp	gr96.tsp	gr120.tsp	
0	6,83	70,12	60,68	29,15	283,67	
1000	25,73	44,29	71,07	69,53	117,37	
2000	28,14	41,22	57,66	69,28	80,65	
3000	30,95	44,50	55,35	69,73	74,33	
4000	30,55	50,75	58,74	58,82	75,78	

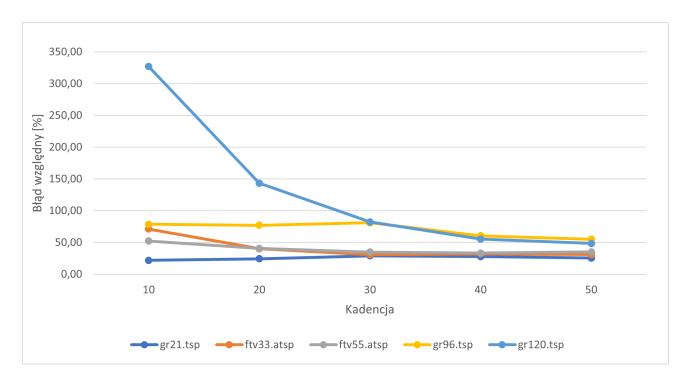
Tabela 16: Tabela wpływu temperatury na błąd względny dla poszczególnych instancji. Dla temperatury o wartości 0 jest ona obliczana na podstawie pierwszego rozwiązania

# 4 Wykresy

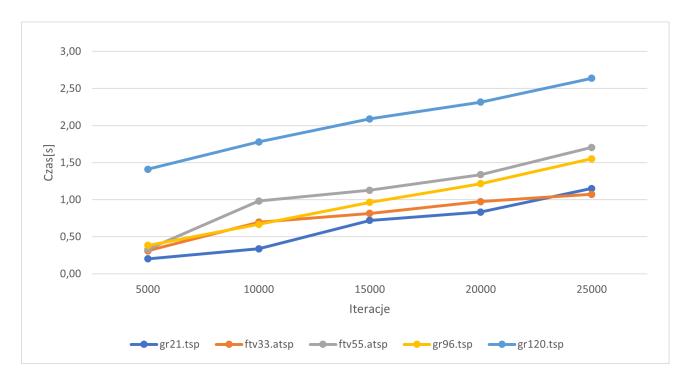
#### 4.1 Poszukiwanie z zakazami



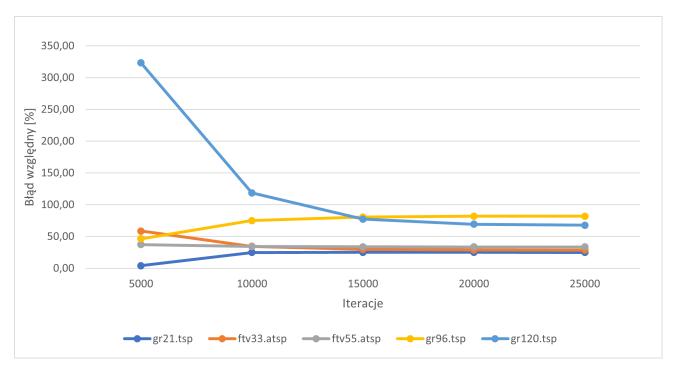
Rysunek 3: Wykres wpływu kadencji na czas wykonywania się algorytmu dla poszczególnych instancji



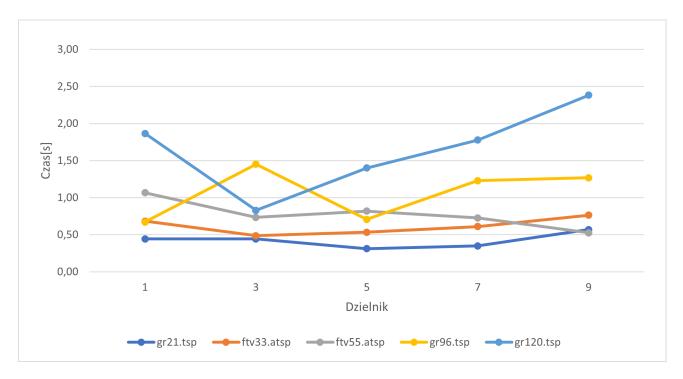
Rysunek 4: Wykres wpływu kadencji na błąd względny wyniku algorytmu dla poszczególnych instancji



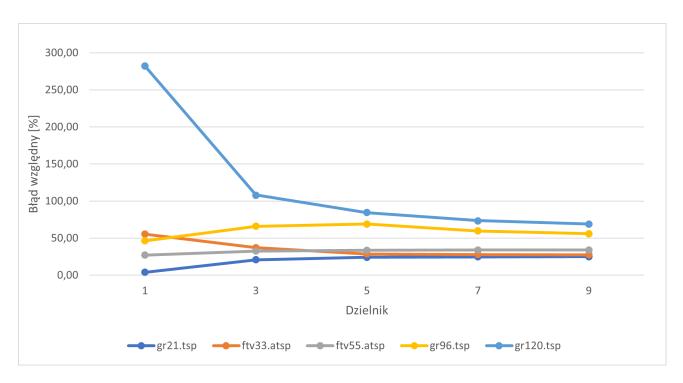
Rysunek 5: Wykres wpływu liczby iteracji na czas wykonywania się algorytmu dla poszczególnych instancji



Rysunek 6: Wykres wpływu liczby iteracji na błąd względny wyniku algorytmu dla poszczególnych instancji

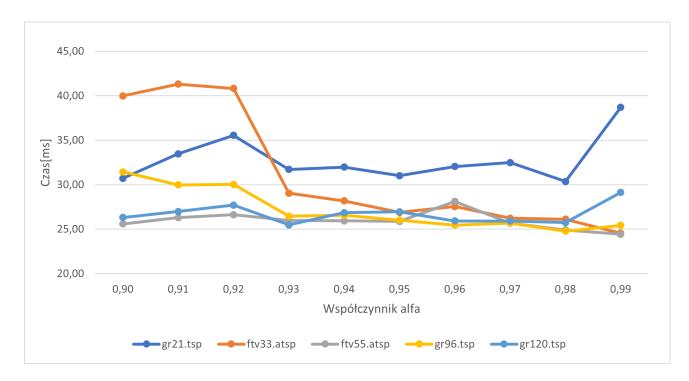


Rysunek 7: Wykres wpływu dzielnika kadencji na czas wykonywania się algorytmu dla poszczególnych instancji

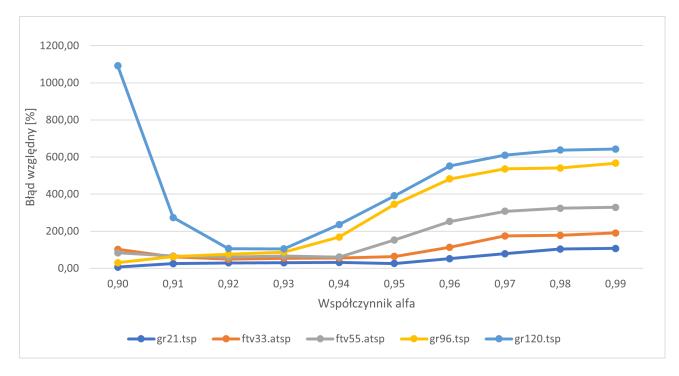


Rysunek 8: Wykres wpływu dzielnika kadencji na błąd względny wyniku algorytmu dla poszczególnych instancji

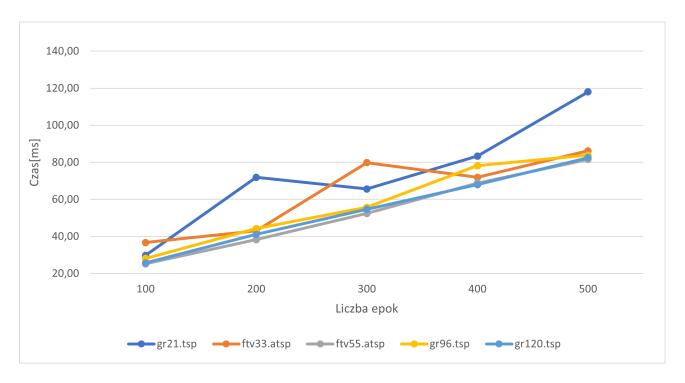
# 4.2 Symulowane wyżarzanie



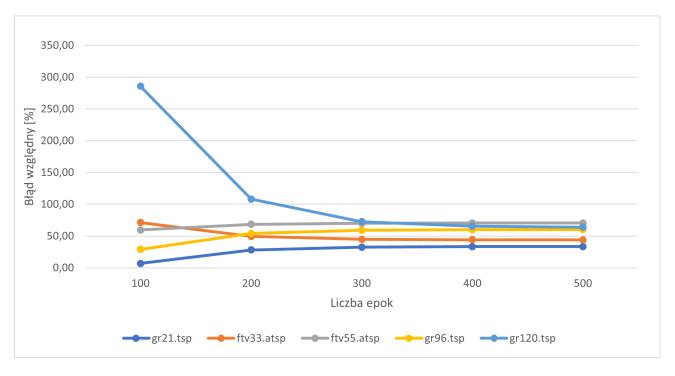
Rysunek 9: Wykres wpływu współczynnika alfa na czas wykonywania się algorytmu dla poszczególnych instancji



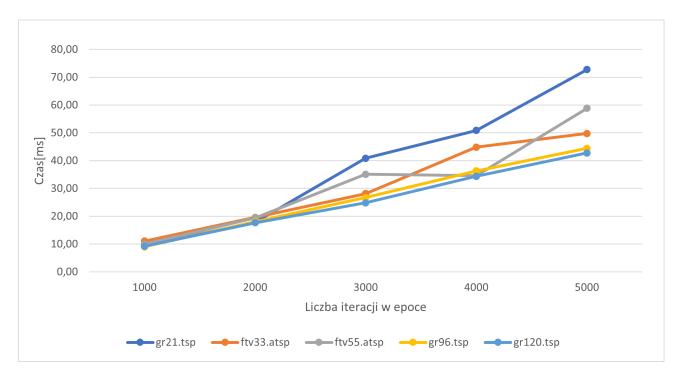
Rysunek 10: Wykres wpływu współczynnika alfa na błąd względny wyniku algorytmu dla poszczególnych instancji



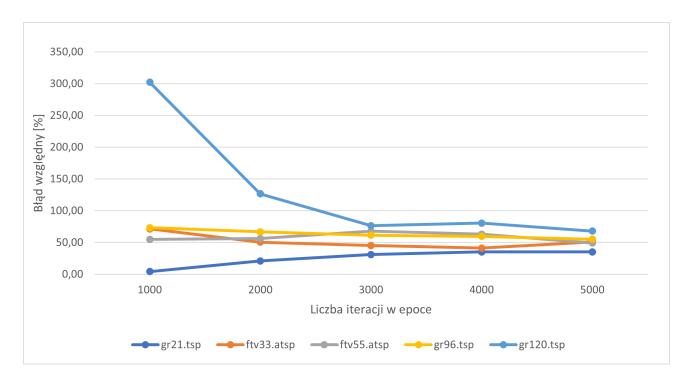
Rysunek 11: Wykres wpływu liczby epok na czas wykonywania się algorytmu dla poszczególnych instancji



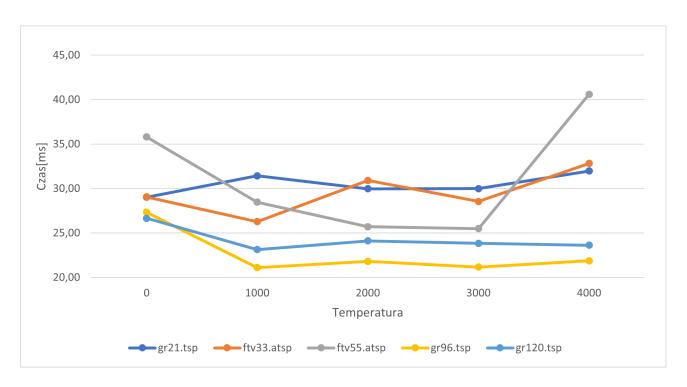
Rysunek 12: Wykres wpływu liczby epok na błąd względny wyniku algorytmu dla poszczególnych instancji



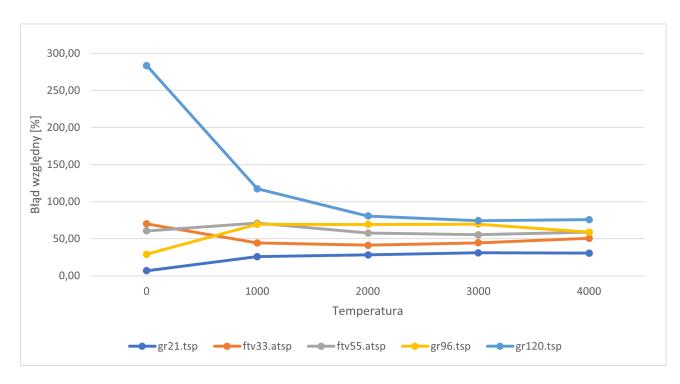
Rysunek 13: Wykres wpływu liczby iteracji w epoce na czas wykonywania się algorytmu dla poszczególnych instancji



Rysunek 14: Wykres wpływu liczby iteracji w epoce na błąd względny wyniku algorytmu dla poszczególnych instancji



Rysunek 15: Wykres wpływu temperatury na czas wykonywania się algorytmu dla poszczególnych instancji



Rysunek 16: Wykres wpływu temperatury na błąd względny wyniku algorytmu dla poszczególnych instancji

#### 5 Wnioski

Poszukiwanie z zakazami, na podstawie wykresów i uzyskanych wyników wydaje się nawet wydajnym algorytmem. Opierając jego działanie na pięciu startowych parametrach dla instancji do wielkości rzędu 70 możemy bez problemu znaleźć wynik optymalny, lub do niego bardzo zbliżony. Dla większych instancji błąd względny znajdował się w okolicy 10%. Badając wpływ poszczególnych parametrów można zauważyć, że wpływają one na różnie na prace algorytmu. Wraz z wzrostem kadencji dla większych instancji, w sposób zbliżony do liniowego rośnie nam czas działania Tabu Searcha, ale zarazem maleje nam w podobny sposób odchylenie od rozwiązania optymalnego. Dla mniejszych instancji wpływ kadencji na czas i błąd jest porównywalny, ale nie wpływa już tak znacząco. Podobna sytuacja jest z liczbą iteracji bez poprawy wyniku. Wraz z wzrostem rośnie nam liniowo czas wykonywania się algorytmu, ale tylko dla większy instancji mamy znaczący zysk w poprawności rozwiązania. Dzielnik kadencji raczej nie wpływa na pracę algorytmu, ale może trafić się przypadek w, którym znacząco poprawi rozwiązanie.

Kolejnym badanym algorytmem metaheurystycznym w tej pracy był algorytm symulowanego wyżarzania. Podobnie jak w przypadku TS jego działanie opiera się na 5 startowych parametrach. Na podstawie większości instancji z tabeli 2 da się wyciągnąć wniosek, że algorytm SA trudniej jest znaleźć rozwiązanie optymalne niż swojemu poprzednikowi, ale za to jego odchylenie standardowe dla badanych instancji zawsze mieściło się poniżej 10%. Również jak dla poszukiwania z zakazami zbadano wpływ startowych parametrów i da się wyciągnąć kilka wniosków. Dla mniejszych wartości współczynnika alfa czas wykonywania algorytmu jest większy, wynika to najprawdopodobniej z wolniejszego schładzania temperatury. Dla wartości 0.93 na wykresie gdzie na osi pionowej znajduje się błąd względny znajduje się minimum lokalne. Sprawdzając tą samą wartość na wykresie czasu da się wywnioskować, że względem pozostałych współczynników jej stosunek czasu do odchylenia jest najkorzystniejszy. Dla wartości powyżej 0.93 błąd względny wyniku rośnie logarytmicznie. W przypadku wykresów opisujących wpływ liczby epok można dojść do wniosku, że dla poszczególnych instancji nie wpływają znacząco na wynik, a jedynie wraz z zwiększającą się liczbą epok rośnie liniowo czas działania algorytmu. Podobnie sytuacja wygląda dla liczby iteracji w epoce. Trochę inaczej jest w sytuacji gdy zmieniamy temperaturę. Podanie temperatury nie wpływa w zdecydowany sposób na czas pracy algorytmu, a zysk wynikający z poprawy wyniku jest raczej znikomy.

Podsumowując zaprezentowane algorytmy poszukiwania lokalnego, dla problemu komiwojażera można stwierdzić, że są to efektywne sposoby rozwiązywania tego problemu. Przy przemyślanej implementacji i odpowiednim dobraniu parametrów startowych algorytmów dla poszczególnych instancji, można uzyskać optimum, lub wynik odchylony o błąd nie przekraczający 10%. Analizując dobór parametrów, łatwiej jest je dobierać dla algorytmu symulowanego wyżarzania, bo w głównej mierzę opieramy się na współczynniku schładzania, który powinien być wybierany z przedziału (0.81, 0.99) i liczbie iteracji, gdy w poszukiwaniu z zakazami, musimy dobrać kadencję, która w wielu przypadkach jest trudna do określenia.