Kierunek: Informatyka, semestr V

Specjalność: Aplikacje Internetowe i Mobilne

Rok akademicki: 2022/2023

Inteligencja obliczeniowa LABORATORIUM

Zajęcia 8, 9.

Algorytm przeszukiwania z tabu (tabu search - TS)

CEL ZAJĘĆ

Zapoznanie studentów z algorytmem przeszukiwania z tabu, jego implementacją dla wybranych problemów optymalizacji dyskretnej, eksperymenty obliczeniowe.

PROBLEM 1

Definicja problemu

Problem przydziału (assignment problem)

Definicja jak w konspekcie do zajęć 6 i 7.

Algorytm przeszukiwania z tabu

Opis

Wykorzystamy algorytm przeszukiwania z tabu o podanym pseudokodzie.

```
algorytm tabu
ustaw liste tabu T = Ø
vc = wybierz_rozwiazanie_poczatkowe();
best = vc;
repeat
    vn = wybierz_rozwiazanie_z_otoczenia(vc);
    vc = vn;
    if (f(vn) jest lepsze od f(best))
        best = vn;
    uaktualnij_liste_tabu(T);
until (warunek_stopu)
```

... takie, które nie znajduje się na liście T

Zmienne, kodowanie rozwiązania Funkcja celu Ograniczenia

Jak w konspekcie do zajęć 6 i 7.

Eksperyment podstawowy

Celem eksperymentu jest znalezienie rozwiązania przybliżonego z wykorzystaniem powyższego algorytmu przeszukiwania z tabu. Eksperyment przeprowadź dla zbioru danych testowych zawartych w pliku assign100.txt (http://people.brunel.ac.uk/~mastjjb/jeb/orlib/assigninfo.html).

Założenia:

- Jako rozwiązanie początkowe przyjmij rozwiązanie z losowo przypisanymi zadaniami do pracowników
- Jako otoczenie bieżącego rozwiązania przyjmij zbiór rozwiązań, które można otrzymać z bieżącego rozwiązania poprzez zamianę zadań wykonywanych przez dwóch losowo wybranych pracowników.
 Zatem ruch prowadzący z bieżącego rozwiązania do pewnego rozwiązania z sąsiedztwa możemy przykładowo zdefiniować jako:

- Jako zasadę przyjmujemy, że każdy wykonany ruch wędruje na listę tabu, czyli lista tabu zawiera
 ostatnio wykonane ruchy. Może zawierać max. 50 ruchów, każdy ruch przebywa na liście tabu 50
 iteracji (stała kadencja) Uwaga! Jak reprezentować listę tabu?
- Jako kryterium zatrzymania całego algorytmu przyjmij osiągnięcie maksymalnej liczby iteracji MAX_ITER = 1000.

Określ:

- 1. Jak wygląda przypisanie pracowników do zadań oraz jaki łączny koszt wykonania zadań przez pracowników uzyskałeś?
- 2. Z uwagi na niedeterministyczny charakter algorytmu, wykonaj 10 eksperymentów, a następnie wyciągnij średni koszt wykonania zadań przez pracowników.
- 3. Sprawdź działanie algorytmu dla następujących wartości:
 - a. Długość listy tabu = 5000, kadencja = 5000
 - b. Długość listy tabu = 2000, kadencja = 2000
 - c. Długość listy tabu = 200, kadencja = 200
 - d. Długość listy tabu = 1000, kadencja = 200
 - e. Długość listy tabu = 200, kadencja = 1000

Sprawdź poprawność (dopuszczalność) ww. wartości.

4. Sprawdź działanie algorytmu dla wartości określonych w 3a.,3 b., 3c., 3d. przy założeniu, że *MAX ITER* = 1000, 2000, 5000.

Modyfikacje algorytmu

Dokonaj modyfikacji algorytmu polegających na:

- 1. Modyfikacji funkcji wybierz_rozwiazanie_z_otoczenia() tak, aby wybór rozwiązania vn z otoczenia vc następował tylko wtedy, gdy poprawia ono rozwiązanie vc. Wykonaj max 20 takich prób (max wewn iter = 20).
- 2. Pozostawiamy ideę sąsiedztwa polegającą na wymianie zadań wykonywanych przez dwóch pracowników, ale dokonujemy modyfikacji, tak aby wybór pracowników, pomiędzy którymi chcemy dokonać wymiany zadań nie był losowy, ale opisany poprzez:
 - a. Wyborze w rozwiązaniu vc w pierwszym kroku takiego przypisania pracownika do zadania (prac1, zad1), które daje najwyższy koszt, a następnie poszukaniu przypisania jakiegokolwiek innego pracownika do zadania (prac2, zad2), które po zamianie wykonywanych zadań, tj. (prac1, zad2) i (prac2, zad1) spowodowałoby spadek łącznego kosztu.
 - b. Możliwości uzyskania maksymalnego zysku (obniżenia kosztu) wynikającego z takiej zamiany.
 Zauważ, że opis ruchu, który wędruje na listę tabu może pozostać bez zmian.
- 3. Opcjonalne: Wprowadzeniu innego rodzaju sąsiedztwa. Jakiego?
- 4. *Opcjonalne:* Wprowadzeniu dodatkowego rodzaju pamięci, polegającego na zapamiętaniu dodatkowo częstości wykonywania poszczególnych ruchów. Zastanów się i nad sensownym wykorzystaniem tego rodzaju pamięci.

PROBLEM 2

Definicja problemu

Problem plecakowy (knapsack problem) – przypomnienie z zajęć 1

Dla danych n przedmiotów, każdy o wielkości s_i oraz wartości w_i (i = 1...n), należy zadecydować, które przedmioty należy załadować do plecaka o pojemności B (nie przekraczając jego pojemności), aby zmaksymalizować wartość załadowanych przedmiotów.

Algorytm przeszukiwania z tabu z kryterium aspiracji

Opis

Wykorzystamy zmodyfikowany algorytm przeszukiwania z tabu o podanym pseudokodzie.

```
algorytm tabu_2
ustaw liste tabu T = Ø

vc = wybierz_rozwiazanie_poczatkowe();
best = vc;
repeat

    vn = wybierz_rozwiazanie_z_otoczenia(vc);
    vc = vn;
    if (f(vn) jest lepsze od f(best))
        best = vn;
    uaktualnij_liste_tabu(T);
until (warunek_stopu)
... takie, które nie
znajduje się na liście T
lub spełnia kryterium
aspiracji

ustawie, które nie
znajduje się na liście T
lub spełnia kryterium
aspiracji

until (vc);
vc = vn;
uaktualnij_liste_tabu(T);
until (warunek_stopu)
```

Zmienne, kodowanie rozwiązania – przypomnienie z zajęć 1

Wektor zmiennych $x = (x_1, x_2, ..., x_n), x_i \in \{0, 1\}$, gdzie 1 oznacza, że przedmiot umieszczamy w plecaku, a 0 – nie umieszczamy.

Funkcja celu – przypomnienie z zajęć 1

Suma wartości przedmiotów zapakowanych do plecaka (max)

$$\max \sum_{i=1}^{n} w_i x_i$$

Ograniczenia – przypomnienie z zajęć 1

Nie przekraczamy pojemności plecaka

$$\sum_{i=1}^{n} s_i x_i \le b$$

Eksperyment podstawowy

Celem eksperymentu jest znalezienie rozwiązania przybliżonego z wykorzystaniem powyższego algorytmu przeszukiwania z tabu z kryterium aspiracji. Eksperyment przeprowadź dla zbioru danych testowych zawartych w pliku f1_1-d_kp_10_269 (http://artemisa.unicauca.edu.co/~johnyortega/instances 01 KP/).

Format pliku z danymi:

Nazwa pliku:

kp n B, gdzie kp: nazwa instancji, n: liczba przedmiotów, B: pojemność plecaka

Format pliku:

n B

w1 s1

w2 s2

...

wn sn

gdzie: wi: wartość i-tego przedmiotu, si: wielkość i-tego przedmiotu

Założenia:

- Jako rozwiązanie początkowe (funkcja wybierz_rozwiazanie_poczatkowe()) przyjmij rozwiązanie z losowo załadowanymi przedmiotami do plecaka, przy założeniu nieprzekroczenia pojemności plecaka.
- Jako otoczenie bieżącego rozwiązania (wykorzystywane m.in. w funkcji wybierz_rozwiazanie_z_otoczenia()) przyjmij zbiór rozwiązań, które można otrzymać z bieżącego rozwiązania poprzez usunięcie z plecaka dowolnego losowo wybranego przedmiotu (ozn. przedmiot_1) z jednoczesnym załadowaniem do plecaka innego przedmiotu spośród dotychczas nie załadowanych (ozn. przedmiot_2), pod warunkiem, iż rozwiązanie to poprawia wartość funkcji celu aktualnego rozwiązania oraz nie zostanie przekraczana pojemność plecaka. Zatem ruch prowadzący z bieżącego rozwiązania do pewnego rozwiązania z sąsiedztwa możemy zdefiniować jako:

- Jako zasadę przyjmujemy, że każdy wykonany ruch wędruje na listę tabu, czyli lista tabu zawiera ostatnio wykonane ruchy, a rozwiązanie, które może być wybrane z otoczenia (wybierz_rozwiazanie_z_otoczenia()) dotyczy tylko rozwiązań/ruchów nie znajdujących się na liście tabu oraz dodatkowo zakładamy, iż przy wybieraniu rozwiązania z otoczenia możliwe jest wybranie rozwiązania, które znajduje się na liście tabu, gdyby poprawiało ono globalnie najlepsze znalezione do tej pory rozwiązanie (kryterium aspiracji).
- Lista tabu może zawierać max. 10 ruchów, każdy ruch przebywa na liście tabu 10 iteracji (stała kadencja).
- Jako kryterium zatrzymania całego algorytmu przyjmij osiągnięcie maksymalnej liczby iteracji MAX_ITER = 10000.

Znajdź:

- a) Najlepsze rozwiązanie ze wskazaniem wartość funkcji celu tego rozwiązania
- b) Jakość tego rozwiązania mierzoną średnim błędem względnym MRE (mean relative error),
 czyli o ile procent jest ono gorsze od rozwiązania optymalnego? (Rozwiązanie optymalne -> patrz poniżej Dodatek)
- c) Dobierz wartości parametrów: długość listy tabu, długość kadencji oraz maksymalną liczbę iteracji dającą jak najlepsze rezultaty.

Przeprowadź rozszerzony eksperyment, który pozwoliłby dobrać jak najlepszy sposób tworzenia rozwiązania początkowego oraz wyboru rozwiązania z otoczenia, rozważając następujące warianty:

Warianty	wybierz_rozwiazanie_poczatkowe()	wybierz_rozwiazanie_z_otoczenia()
Wariant 1	Tworzę rozwiązanie poprzez wybór losowy	Wybieram rozwiązanie, które można otrzymać z
	przedmiotów do załadowania do plecaka, przy	bieżącego rozwiązania poprzez usunięcie z
	założeniu nieprzekroczenia pojemności plecaka	plecaka dowolnego losowo wybranego
	(jak wyżej)	przedmiotu z jednoczesnym załadowaniem do
		plecaka innego przedmiotu spośród dotychczas
		nie załadowanych, pod warunkiem, iż
		rozwiązanie to poprawia wartość funkcji celu
		aktualnego rozwiązania oraz nie zostanie
		przekraczana pojemność plecaka (jak wyżej)
Wariant 2	Tworzę rozwiązanie poprzez wybór po kolej	Wybieram rozwiązanie, które można otrzymać z
	przedmiotów do załadowania, dla których iloraz	bieżącego rozwiązania poprzez usunięcie z
	<i>w_i</i> / <i>s_i</i> będzie największy, przy założeniu	plecaka dowolnego losowo wybranego
	nieprzekroczenia pojemności plecaka	przedmiotu z jednoczesnym załadowaniem do
		plecaka innego przedmiotu spośród dotychczas
		nie załadowanych, pod warunkiem, iż
		rozwiązanie to poprawia wartość funkcji celu
		aktualnego rozwiązania oraz nie zostanie
		przekraczana pojemność plecaka
Wariant 3	Tworzę rozwiązanie poprzez wybór losowy	Zaproponuj inne sensowne sąsiedztwo
	przedmiotów do załadowania do plecaka, przy	
	założeniu nieprzekroczenia pojemności plecaka	
Wariant 4	Tworzę rozwiązanie poprzez wybór po kolej	Zaproponuj inne sensowne sąsiedztwo
	przedmiotów do załadowania, dla których iloraz	
	<i>w_i</i> / <i>s_i</i> będzie największy, przy założeniu	
	nieprzekroczenia pojemności plecaka	

Eksperyment przeprowadź na dołączonych danych testowych **knapsack_instances.zip** (http://artemisa.unicauca.edu.co/~johnyortega/instances_01_KP/), a wyniki przedstaw w sprawozdaniu w dwóch plikach (osobno dla małych i dużych instancji): Raport_Konspekt_08_09_small_instances.xlsx oraz Raport_Konspekt_08_09_large_instances.xlsx

Dodatek. Rozwiązania optymalne:

Instancje o małym rozmiarze

Plik	Optimum
f1_l-d_kp_10_269	295
f2_l-d_kp_20_878	1024
f3_l-d_kp_4_20	35
f4_l-d_kp_4_11	23
f5_l-d_kp_15_375	481,0694
f6_l-d_kp_10_60	52
f7_l-d_kp_7_50	107
f8_l-d_kp_23_10000	9767
f9_l-d_kp_5_80	130
f10_l-d_kp_20_879	1025

Instancje o dużym rozmiarze

Plik	Optimum

knapPI_1_100_1000_1	9147
knapPI_1_200_1000_1	11238
knapPI_1_500_1000_1	28857
knapPI_1_1000_1000_1	54503
knapPI_1_2000_1000_1	110625
knapPI_1_5000_1000_1	276457
knapPI_1_10000_1000_1	563647