Dokumentacja końcowa AAL - Analiza algorytmów

Treść:

Dany jest zbiór sal wykładowych oraz zbiór zamówień, określających czas rozpoczęcia i zakończenia wykładu. Ułożyć plan wykorzystania sal, akceptując pewne wykłady i odrzucając inne, tak aby sumaryczny czas wykorzystania sal był jak najdłuższy. Porównać czas obliczeń i wyniki różnych metod.

Struktury danych:

Używane struktury ze standardowej biblioteki:

std::vectorstd::liststd::map

Własne struktury:

Model - zawierający wektor sal i zamówień celem zarządzania nimi

 Classroom - zawierające ID w postaci ciągu znaków, identyfikujące daną salę wykładową, całkowitą zajętość sali liczoną w trakcie dodawania

nowych zajęć, oraz listę przyporządkowanych do niej wykładów

Order - prosta klasa zawierająca ID w postaci ciągu znaków, identyfikująca

dane zamówienie, czas rozpoczęcia i czas zakończenia wykładu

Result - klasa przechowująca mapę sal wykładowych z kluczem jako ID danej

sali oraz wartością jako jej instancją dla danego rozwiązania (tj. ze znalezioną listą zamówień). Wykorzystywana jest do trzymania

całkowitego czasu wykorzystania sal w danym rozwiązaniu oraz

prezentacji wyników w postaci planu zajęć jako pliku .html

• PartContainer - struktura pomocnicza, używana w ostatnim algorytmie, do podziału

wektora czasu na nakładające się wykłady. Zawiera początek i koniec okresu nakładających się zajęć oraz maksymalną ilość występujących wykładów w jednej godzinie = ilość potrzebnych sal do ułożenia

wszystkich wykładów z tej części.

Algorytmy:

Pomocnicze algorytmy ze standardowej biblioteki użyte w programie:

std::sort

std::find

std::remove

Metody rozwiązania (n – liczba zamówień, k – liczba sal wykładowych):

1. Algorytm programowania dynamicznego:

Opis:

Dla każdej sali przyporządkowanie dla niej optymalnego jej wykorzystania używając wykładów nie umieszczonych w salach już rozważonych. Działanie optymalne dla liczby sal = 1, dla większej ilości sal możliwe przypadki znalezienia nieoptymalnego wyniku dla całego rozważanego problemu.

Działanie:

Zajęcia sortowane są wg czasu zakończenia $\sim (n * log(n))$. Dla każdej sali (k * (...)) sprawdzamy optimum czasowe gdybyśmy przypisali wykład (...*n+...) do rozważanej sali. W tym celu należy porównać dwie liczby a i b, gdzie a jest czasem trwania rozważanego wykładu, b jest sumą czasu trwania rozważanego wykładu i największego wykorzystania sali uzyskanego po dołączeniu wcześniejszych wykładów, który znajdujemy spośród wykładów kończących się nie później niż w chwili rozpoczęcia rozważanego wykładu. Ułożenie zajęć w następnych salach następuje z wyłączeniem już wstawionych zajęć do sal poprzedzających. Następnie dla najlepszego wyniku wykorzystania sali usuwane są (...*n) użyte wykłady (...*n).

Przybliżona spodziewana złożoność obliczeniowa:

$$T_{(n)} \approx n \cdot \log n + 2 \cdot k \cdot n^2$$

 $O_{(T_{(n)})} \approx k \cdot n^2$

2. Algorytm zachłanny:

Opis:

Wykonywany równolegle dla wszystkich sal. Nie gwarantuje to optymalnego układu, aczkolwiek zapewnia szybkie działanie.

Działanie:

Zajęcia posortowane wg czasu zakończenia $\frac{\sim (n * log(n))}{\sim (n * log(n))}$. Następnie przechodząc po kolejnych wykładach $\frac{(.. + n * ..)}{\sim (n * log(n))}$ dopasowanie do sali nr. 1, jak nie pasuje (nakłada się) to do sali nr. 2 itd. $\frac{(.. * k)}{\sim (n * log(n))}$.

Przybliżona spodziewana złożoność obliczeniowa:

$$T_{(n)} \approx n \cdot \log n + n \cdot k$$
 $O_{(T_{(n)})} \approx n \cdot \log n$

3. Metoda Brute Force:

Opis:

Sprawdzenie wszystkich możliwych kombinacji i wybranie najlepszej możliwej. Dla dużych ilości zamówień i sal narzut czasowy obliczeń jest ogromny.

Działanie:

Rekurencyjnie sprawdzamy kolejne możliwości ulokowania zajęć, odrzucając kombinacje z nakładającymi się zajęciami jako nie-akceptowalne rozwiązanie, co zmniejsza ilość możliwości.

Przybliżona spodziewana złożoność obliczeniowa:

$$T_{(n)} \approx k + n + T_{(n-1,k)} + T_{(n,k-1)}$$

 $O_{(T_{(n)})} \approx ?$ (nie udało mi się oszacować)

4. Połączenie ww. algorytmów:

Opis:

Używane na mniejszych pod-problemach. Algorytm w niektórych przypadkach łańcuchowego nakładania się wykładów, sprowadza się do działania jednego w ww. podejść.

Działanie:

Tworzymy wektor, o długości 24* liczba dni (5), odpowiadający kolejnym godzinom. Do każdej godziny (c*..) tworzymy listę do której przyporządkowujemy informację o wykładzie odbywającym się w tym czasie (..*n+..). Przechodząc po wektorze (..+c*(...) dzielimy go na części z odrębnie nakładającymi się (lub nie) wykładami (..n+..) i dodajemy unikalne wykłady do pomocniczej struktury (..+n*n)+.... Jeżeli maksymalna długość listy jest mniejsza równa ilości dostępnych sal, to można przyporządkować sale po kolei (n). Jeżeli nie to dla skupisk (..+c*..) nakładających się sal w miejscach gdzie nakłada się więcej zajęć niż jest sal (..*k*n*Talg) wykonujemy jeden z wyżej wymienionych algorytmów w celu znalezienia odpowiedniego układu:

- Dla liczby nakładających się zajęć < k: algorytm zachłanny
- Dla n < 10 i k < 5: metoda *Brute Force*
- w p.p.: algorytm programowania dynamicznego

Przybliżona spodziewana złożoność obliczeniowa:

$$T_{(n)} \approx c \cdot n + c \cdot (n + n \cdot n?) + c \cdot n \cdot k \cdot Talg_{(n)}$$

$$O_{(T_{(n)})} \approx k \cdot n^2$$

Przykładowe wyniki pomiarów czasu:

Ze względu na losowy charakter generowanych danych, w zależności od stopnia złożoności algorytmu dane zostały wygenerowane kilkakrotnie dla danego rozmiaru problemu i wybrany do porównań został czas najdłuższy.

Algorytm 1:

Przy zbliżonym rozmiarze problemu algorytm zdaje się dosyć sprawnie wykonywać w oszacowanym czasie. Jednakże dla większych instancji problemu w niektórych przypadkach można zaobserwować przeszacowanie złożoności. Aczkolwiek dla ograniczonej puli czasów rozpatrywanym problemie, generowanie większej ilości danych może powodować przypadkach, różnych wolniejsze bądź niekiedy szybsze dotarcie do rozwiązania.

./a	al -t 61 8	1 1 10
n	t(n)[ms]	q(n)
61	180	1.07569
62	180	1.04127
63	190	1.0645
64	190	1.03149
65	190	1
66	200	1.02098
67	200	0.990726
68	200	0.961801
69	220	1.02754
./a	al -t 41 6	5 1 6
•		
n	t(n)[ms]	q(n)
41	180	1.19929
46	210	1.11153
51	280	0.964552
56	350	1
61	490	0.983248
66	550	0.942761
71	700	0.888713
	·	

./a	al -t 51 6	5 1 6
n	t(n)[ms]	q(n)
51	280	
56	370	1.14209
61	480	1.04058
66	540	1
71	720	0.987559
76	790	0.945687
81	1010	0.931337
./a	aal -t 51 6	10 1 5
n	t(n)[ms]	q(n)
51	200	
61	360	1.15939
71	520	1.05956
81	730	1
91	940	0.906859
101	1610	1.1348
111	2240	1.18836
./a	al -t 71 6	10 1 10
n	t(n)[ms]	q(n)
71	710	
81	1000	1.18506
91	1280	1.06828
101	1640	1
111	2260	1.03721
121	2860	1.01254
131	3530	0.98421

Algorytm 2:

Ze względu na swoją prostotę, algorytm zdaje się utrzymywać podobną złożoność dla generowanych problemów.

./a	al -t 161 6	1 2 10
n	t(n)[ms]	
161		1.01863
162	230	1.01235
163	240	1.04988
164	230	1
165	240	1.03715
166	240	1.03091
167	250	1.06743
./aa	al -t 161 6	10 2 10
n	t(n)[ms]	q(n)
161	230	1.01256
171	260	1.0143
181	280	0.974639
191	320	1
201	360	1.01558
211	380	0.972565
221	420	0.979651
./a	nal -t 201 6	20 2 6
n	t(n)[ms]	q(n)
201	350	
221	440	1.02353
241	520	1.0168
261	600	1
281	700	1.00623
301	820	1.02704
321	920	1.01297

Algorytm 4:

Odstępstwa od złożoności w algorytmie spowodowane są najprawdopodobniej przez rozkład wygenerowanych danych i podziału na różnej wielkości pod-problemy w trakcie szukania rozwiązania.

Jednakże wynik z ostatniego przykładu może być powodem *zacięcia* komputera podczas generowania, gdyż zaobserwowałem *brak mrugnięcia kursora* podczas obliczeń.

./	aal -t 71 6	1 4 6
n	t(n)[ms]	q(n)
71	310	0.990443
72	320	0.99419
73	330	0.997362
74	340	1
75	340	0.973511
76	350	0.975945
77	360	0.977925
-/	'aal -t 71 6	5 4 6
n	t(n)[ms]	q(n)
71	310	0.753329
76	470	0.996806
81	630	1.02924
86	690	1
91	860	0.989489
96	910	0.940793
101	1140	0.958297

./aa	l -t 71 6	10 4 6
n	t(n)[ms]	q(n)
71	300	1.04489
81	450	1.0537
91	620	1.02242
101	830	1
111	1040	0.943103
121	1320	0.923393
131	1680	0.925525
./aa	ol -t 71 6	20 4 6
./aa n	t(n)[ms]	20 4 6 q(n)
·		q(n)
n	t(n)[ms]	q(n) 1.1597
n 71	t(n)[ms] 310	q(n) 1.1597 1.11587
n 71 91 111 131	t(n)[ms] 310 630 1050 1690	q(n) 1.1597 1.11587 1.0227 1
n 71 91 111 131 151	t(n)[ms] 310 630 1050 1690 2670	q(n) 1.1597 1.11587 1.0227 1
n 71 91 111 131	t(n)[ms] 310 630 1050 1690	q(n) 1.1597 1.11587 1.0227 1