

Google Hashcode 2016: delivery

Звіт підготували Олександр Потапов та Бриляк Павло

Дизайн рішення

Перед розробкою нашого алгоритму, ми зробили декілька фундаментальних рішень:

- Ми не пересуватимемо товари з складу на склад, навпаки всі замовлення будуть доставлятися напрямку зі складу, на якому є необхідні компоненти замовлення.
- Дрон не виконуватиме більше ніж одне замовлення за раз, адже виходячи з вхідних даних на виконання одного замовлення потрібно в середньому більше одного дрона.
- Замовлення не почне виконуватись поки не буде достатня кількість необхідних вільних дронів, для його виконання.

Головна ідея алгоритму полягає в евристичному знаходженні такого замовлення в момент часу t , яке можна виконати найшвидше (earliest-completion-first).

На кожному кроці ми визначаємо замовлення, яке може бути виконане найшвидше, для цього використовуємо відповідну стратегію:

1. Зафіксуємо замовлення O .
2. Проходимося по кожному складу й фіксуємо всі наявні елементи на складі, які є підчастинами нашого замовлення, формуючи пари (склад, товари).
3. Розбиваємо пари на менші пари, якщо вага товарів більша ніж вантажопід'ємність дрона.
4. Сортуюмо пари відповідно до відстані між складом й замовленням від найближчого до найдалшого.
5. Знаходимо для кожної пари (склад, товари) вільного дрона, формуючи пари (дрон, склад) жадібним алгоритмом мінімізуючи значення

$відстань(дрон, склад) + відстань(склад, замовлення)$

Опис й аналіз алгоритмів

Основну роботу виконують два алгоритми:

makePacks(order) – розбиває замовлення на ключ-значення, утворюючи пари (склад, товари), де склад – це координати сховища, а товари – всі

частини, які присутні на цьому складі і є в замовленні. Сортують ці пари за віддаленням складу від замовлення.

Приклад роботи:

Вхід: замовлення у вигляді пари (*координати, товари*) –
(370, 341), [271, 314, 26, 32].

Вихід: список пар (*склад, товари*) відсортований за віддаленням від замовлення -

{(360, 340): [271, 26, 314], (318, 320): [314], (210, 190): [32, 26, 271]}

Алгоритм має складність – $O(pn)$

p – кількість елементів в замовленні,

n – кількість сховищ,

адже до самих елементів на складах ми доступуємось за індексом, що має складність $O(1)$.

greedy_algorithm(packs) – евристичний алгоритм, який підбирає дронів відповідно до їх локації для кожної пари (*склад, товари*), утвореної попереднім алгоритмом makePacks(). Основне завдання алгоритму - знайти мінімальне значення виразу

відстань(дрон, склад) + відстань(склад, замовлення)

Приклад роботи:

Вхід: список пар (*склад, товари*) –

{(360, 340): [271, 26, 314], (318, 320): [314], (210, 190): [32, 26, 271]}

Вихід: список трійок (*дрон, склад, товари*) –

[
(drone_1, (360, 340), [271, 26, 314]),
(drone_2, (210, 190), [32])
]

Де drone_1 – найближчий вільний дрон до складу (360, 340), drone_2 – до складу (210, 190).

Алгоритм має складність – $O(pkn)$

p – кількість підчастинок замовлення

k – кількість складів з наявними частинами підзамовлення

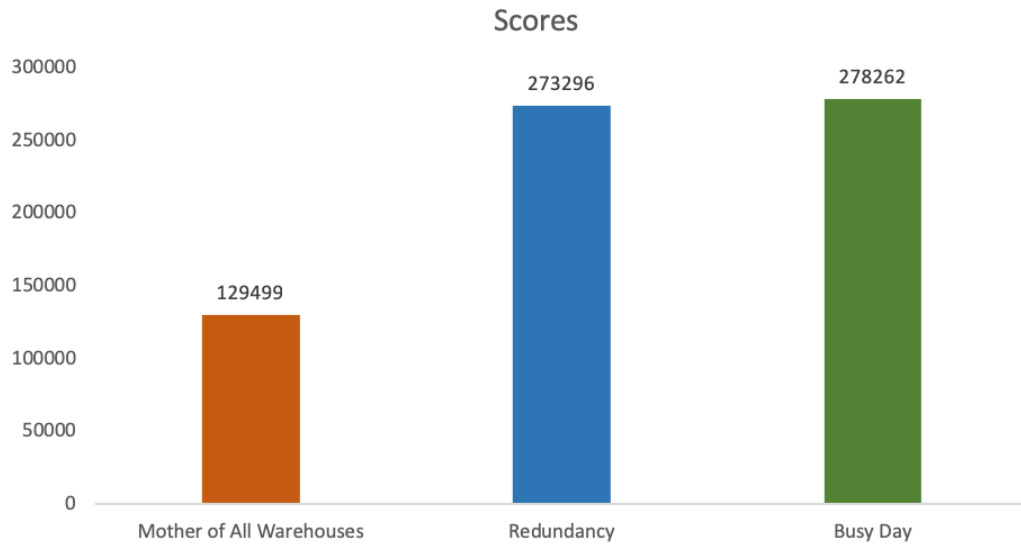
n – кількість вільних дронів

Результати

Ми протестували наші алгоритми на трьох типах вхідних даних, результати ми можемо бачити на мал. 1. Найменший результат ми маємо на найменшій за площею карті з одним складом, 20 дронами та найменщу кількість замовлень – 800 – Mother of All Warehouses. Більший результат маємо на більшій карті - Redundancy. Відповідно найбільший результат маємо на найбільшій карті, з найбільшою кількістю замовлень та складів – Busy Day. Такий результат є очікуваний, оскільки наші алгоритм підбирають пари відстаней (*склад, замовлення*) та (*дрон, склад*) з найменшим значенням їх суми. Зі збільшенням кількості складів, замовлень та дронів алгоритм підбирає кращий розв’язок, а більша кількість замовлень дає змогу набрати більше балів.

Mother of All Warehouses			Redundancy			Busy Day		
20 drones, 800 orders, 1 warehouse			30 drones, 1000 orders, 10 warehouses			30 drones, 1250 orders, 16 warehouses		
map 240x400			map 300x500			map 400x600		
drone	score		drone	score		drone	score	
1	5969		1	9597		1	9647	
2	6341		2	9173		2	9159	
3	6951		3	9780		3	9822	
4	6235		4	9021		4	9310	
5	6732		5	9266		5	9628	
6	6035		6	9484		6	9210	
7	7206		7	9649		7	9101	
8	7135		8	9465		8	9333	
9	6596		9	10107		9	10150	
10	6935		10	9421		10	9363	
11	6742		11	9314		11	8859	
12	6204		12	9031		12	8809	
13	6298		13	10058		13	8486	
14	6118		14	8859		14	9033	
15	6391		15	8913		15	8628	
16	6059		16	8860		16	9143	
17	6330		17	8553		17	9503	
18	6772		18	9067		18	9503	
19	6143		19	9029		19	10109	
20	6307		20	8933		20	9966	
-	-		21	8974		21	9598	
-	-		22	8779		22	10255	
-	-		23	8576		23	9536	
-	-		24	8759		24	9907	
-	-		25	9160		25	9028	
-	-		26	8558		26	8645	
-	-		27	8669		27	8978	
-	-		28	8752		28	8785	
-	-		29	9012		29	8469	
-	-		30	8477		30	8299	
total score	129499		total score	273296		total score	278262	

мал. 1



мал. 2

Загальні результати ми можемо бачити на мал. 2.

Висновки

Рішення, які ми прийняли при розробці алгоритму (див. Дизайн рішення) значно спростили нам вирішення завдання, отже наш жадібний алгоритм знаходить оптимальне рішення просто перебираючи всі можливі варіанти, щоправда має складність роботи близьку до $O(n^3)$, n завжди доволі мале число. Ми могли б поекспериментувати з іншими алгоритмами й зробити порівняння, але для цього нам би довелося повністю змінювати підхід до вирішення завдання (робити кластеризацію замовлень, мережу взаємодії між дронами чи щось інше). Наш підхід показав гідний результат, який прирівнюється до 18 місця в загальному рейтингу на найбільшій карті - BusyDay.

Посилання

Глобальний рейтинг -

<https://codingcompetitions.withgoogle.com/hashcode/archive/2016>

GitHub –

<https://github.com/PavloBryliak/AdFontes>