## Discrete resource partition problems

#### Дмитрий Иващенко

#### October 2015

#### 1 Задача

Пусть имеется число  $n \in \mathbb{N}$ , а также m неубывающих дискретных функций  $f_1,\ldots,f_m\colon [0;N] \to \mathbb{T}$ , где  $\mathbb{T}$ — это произвольное множество с линейным порядком. Необходимо найти разбиение числа n на слагаемые  $n_1,\ldots,n_m$  так, чтобы  $\min_{1\leqslant i\leqslant m} f_i(n_i)\to \max$ . Задачу можно интерпретировать как вложение некоторого дискретного ресурса, например, в регионы страны с целью максимизировать благосостояние наименее развитого.

В случае  $\mathbb{T}\subset\mathbb{N}$  можно решить задачу за время  $O(m\log C\log n)$ , где  $C=\max_{1\leqslant i\leqslant m,1\leqslant j\leqslant i}f_i(j)$ . C можно считать константой, так как основные операции с целыми числами имеют временную сложность  $O(\log C)$ , которую привычнее считать константой.

Этот алгоритм подразумевает бинарный поиск по реальному значению ответа, что может быть затруднительно в случае нетривиального порядка на  $\mathbb{T}$ . В частности реализация, использующая бинарный поиск по ответу, подразумевает быстрое нахождение элемента, разбивающего пространство поиска на равные части, что не всегда бывает простой задачей. Естественные примеры такого рода включают, в частности, кортежи из нескольких элементов или множества с более экзотической структурой, такие как множества рациональных чисел со знаменателем не превосходящим некотрого d, а также некоторые другие.

Описанный ниже алгоритм позволяет безотносительно природы множества  $\mathbb T$  решать описанную задачу за время  $O(m\log^2 n)$ , то есть линейно по m при фиксированном n. Единственное предположение о природе входных данных это возможность вычислять значения функций в точках и сравнивать их за O(1). Также для простоты, предположим, что среди значений функций нет равных, для этого можно ввести на равных элементах порядок произвольным образом.

### 2 Алгоритм

#### Блума-Флойда-Пратта-Риверста-Тарьяна

Для начала напомним, как можно находить порядковую статистику в произвольном массиве из m элементов за линейное время в худшем случае. Для этого можно поступить следующим образом:

- Разбить массив на  $\left[\frac{m}{5}\right]$  равных (кроме, возможно, последней) частей и отсортировать каждую каким-нибудь алгоритмом.
- ullet Из медиан каждой из частей выбрать медианное значение X рекурсивно.
- Разбить все элементы на две группы:  $S_1$ , содержащую все элементы, меньшие X, и  $S_2$ , содержащую все остальные.
- Если  $S_1$  содержит порядковую статистику (это можно узнать, сравнив его размер и статистику, которую мы ищем), то перейдем рекурсивно в него. В противном случае нужно перейти рекурсивно ко множеству  $S_2$ .

Легко видеть, что как минимум четверть всех элементов будет меньше элемента X, и не менее четверти всех элементов будет больше X. Тогда время работы алгоритма описывется рекуррентой  $T(m) = T(\frac{m}{5}) + T(\frac{3m}{4}) + O(m)$ , которая имеет решение T(m) = O(m).

Стоит отметить, что константу 5 уменьшить нельзя, так как  $\frac{1}{3} + \frac{3}{4} > 1$  и рекуррента перестанет быть линейной.

# **3** Алгоритм за $O(m \log^2 nm)$

Основная идея состоит в применении идеи выбора «медианы медиан» для замены бинарного поиска по ответу. Будем для каждой функции поддерживать числа  $L_i, R_i$ , в начале равные 0 и N соответственно. Будем поддерживать инвариант, состоящий в том, что для всех  $1\leqslant i\leqslant m\to f_i(L_i)\leqslant ans\leqslant f_i(R_i)$ , где ans— это искомое значение ответа. Обозначим через  $Len_i$  величину  $R_i-L_i+1$ , а также  $S=\sum\limits_{1\leqslant i\leqslant m}Len_i$ .

Ясно, что запрос «верно ли что ответ > X?» для некоторого значения X можно реализовать за время  $O(m\log n)$ , если найти для каждой функции  $f_i$  минимальное значение  $j:L_i\leqslant j\leqslant R_i, f_i(j)>X$  и проверить, что сумма таких значений по всем столбцам не превосходит n.

Каждая фаза алгоритма будет заключаться в нахождении подходящего элемента X и запросе, описанном выше и пересчёте значений  $L_i, R_i$ .

Для выбора подходящего X выберем у каждой функции значение  $X_i = f_i(\left[\frac{L_i + R_i}{2}\right])$  и сформируем вспомогательный массив пар  $(X_i, Len_i)$ . Этот массив отсортируем по первой координате и выберем первый такой элемент  $(X_k, Len_k)$ , что  $\sum_{i: X_i \leqslant X_k} Len_i \geqslant \left[\frac{S}{2}\right]$ . Если выбрать  $X_k$  в качестве X,

мы гарантируем, что примерно (с точностью до O(n)) четверть всех элементов будет больше X и примерно четверть будет меньше. Чтобы избавиться от возможной ошибки в O(n), которая может стать существенной, если S достаточно мало, можно сделать O(1) запросов на сравнение ответа со значениями функции  $f_k$  чтобы можно было исправить  $L_k, R_k$ , чтобы величина  $Len_k$  уменьшилась так, чтобы нужная сумма была равна в точности  $\left\lceil \frac{S}{2} \right\rceil$ .

После выбора подходящего элемента X мы сделаем запрос на сравнение ответа с ним и пересчитаем лишь некоторые  $L_i, R_i$ . Если ответ больше X, то нужно всем функциям, для которых  $X_i \leqslant X_k$  изменить  $L_i$  на  $\left[\frac{L_i + R_i}{2}\right]$ . Иначе нужно для всех  $i: X_i > X_k$  изменить  $R_i$  на ту же величину.

Выбором X мы гарантируем, что величина S уменьшиться как минимум на четверть, поэтому фаз алгоритма будет  $O(\log nm)$ . На каждой итерации самые затратные действия — сортировка и запрос на проверку ответа. Их общая временная сложность составляет  $O(m\log n + m\log m) = O(m\log nm)$ . Таким образом, суммарное время работы алгоритма составляет  $O(m\log^2 nm)$ .

### 4 Улучшение до $O(m \log n m \log n)$

Чтобы немного ослабить зависимость от m можно прибегнуть к той же самой идее. Долгой и, вероятно, избыточной частью алгоритма является сортировка массива пар  $(X_i, Len_i)$  для нахождения подходящего значения k. Однако здесь снова можно применить метод выбора «медианы медиан», чтобы достигнуть линейной асимптотики.

Итак, поймем, что модфицированный алгоритм Блума-Флойда-Пратта-Риверста-Тарьяна применим и в этом случае. Для этого нужно снова разбить массив на части по 5 элементов и выбрать «медиану медиан» X. Не изменится и разбиение на группы  $S_1$  и  $S_2$ . Однако процедура определения принадлежности искомого значения k одному из множеств слегка изменится: нужно переходить в множество  $S_1$ , если сумма величины  $Len_i$  в нём превосходит искомую отметку (будем передавать её в рекурсию, изначально она равна  $\left\lceil \frac{S}{2} \right\rceil$ ), иначе нужно переходить в  $S_2$ .

Так как по-прежнему на каждом шаге отделяется хотя бы четверть элементов, то время работы алгоитма составляет O(m), а каждая фаза алгоритма решения исходной задачи ускоряется до  $O(m\log n)$ , что приводит к общей асимптотике  $O(m\log nm\log n)$ .

## **5** Улучшение до $O(m \log^2 n)$

Чтобы уменьшить число итераций рекурсии, отметим, что бинарный поиск по ответу становится неэффективным по мере уменьшения S. Поэтому поступим следующим образом: запустим O(logn) итераций алгоритма так, чтобы значение S уменьшилось до O(m). После этого продолжим те

же итерации, но запрос на сравнение ответа с числом будем выполнять не за  $O(m \log n)$ , а простым линейным проходом за O(S) в сумме. Тогда время работы второй части будет описываться рекуррентой  $T(S) = T(\frac{3S}{4}) + O(S)$ , которая разрешается как O(S). Таким образом суммарное время работы алгоритма составит  $O(m\log^2 n) + O(m) = O(m\log^2 n)$ . Стоит отметить, что оптимально выбирая пропорцию числа итераций первого вида, можно добиться оценки в  $O\left(m\log n\log\left(\frac{n}{\log n}\right)\right)$ , однако улучшение получестся небольшим

шение получается небольшим.