Студент: Тимур Хабибуллин

Группа: 1

Дата: 5 мая 2022 г.

1. (а) Пусть в G есть какое-то остовное дерево T, которое можно получить с помощью алгоритма Краскала, расставив ребра не в порядке неубывания. Тогда существует какое-то ребро  $e_k$  (пусть это первое ребро в порядке убывания на позиции k—е в списке ребер lst, по которому шел алгоритм, т.е. все предыдущие k-1 ребро были в нужном порядке) такое, что  $e_{k-1}$  было тяжелее, чем  $e_k$ . Если алгоритм взял  $e_k$ , значит, оно соединяет вершины в разных компонентах связности на шаге k. Однако, это значит, что если это ребро поставить куда-то на позицию m < k в списке lst, то оно все так же будет соединять вершины из разных компонент связности и алгоритм его возьмет в ответ. Тогда поставим это ребро на позицию, в которой оно будет идти в порядке неубывания. Сделаем так для всех ребер, которые стоят в неправильном порядке, тогда мы ничего не сломаем, но расставим ребра в нужном прядке.

Теперь другая ситуация - пусть в 1st ребра стоят в правильном порядке, но в нем есть ребра одинаковой длины, тогда они будут стоять подряд. Алгоритм в этой ситуации будет брать самое первое среди них ребро  $e_k$ , поэтому может так получиться, что мы не возьмем какоенибудь ребро  $e_l$ , l>k, такой же длинны, соединяющее те же компоненты связности, что и  $e_k$ , относящееся к другому остовному дереву, но стоящее после  $e_k$ . Тогда чтобы алгоритм смог взять это ребро и получить другое остовное дерево, можно просто поменять местами  $e_k$  и  $e_l$ . В более общей ситуации, необходимо переставить ребра одинаковой длинны так, чтобы алгоритм взял нужные.

- (b) По предыдущему пункту, можно упорядочить ребра по неубыванию так, чтобы алгоритм выдавал нужное остовное дерево, т.е. число деревьев не больше чем число перестановок. Однако если в графе все ребра имеют разный вес, тогда существует единственная расстановка ребер по неубыванию. Значит, если в графе существует MST, то оно единственно.
- (c) Из первых двух пунктов можно заключить, что если в графе есть несколько остовных деревьев, то существуют ребра одинаковой длины, т.е. все неоднозначности могут возникнуть из-за ребер одинаковой длины, с ними то и будем разбираться. Отсортируем все ребра по возрастанию  $O(E\log(V))$ , найдем в отсортированном lst ребра одинаковой длины (например, за линию найдем все такие "участки") и начнем собирать остовное дерево. Когда дойдем до очередного "участка необходимо посмотреть, нет ли среди них ребер, концы которых относятся к одинаковым компонентам связности. Воспользуемся СНМ на лесе каждой компоненте связности соответствует корневая вершина, поэтому компонты связности легко отличать.

Заведем некоторый set и будем сохранять в нем неупорядоченные пары из номеров (т.е. корневых вершин) компонент связности, соотвествующих концам ребра из "участка". Будем перебирать ребра из "участка"и на каждом шаге будем проверять, есть ли данная неупорядоченная пара в set и если да то, то тогда MST не единственный, иначе добавляем и идем дальше. Если мы переберм все ребра из "участка"и ничего не обнаружим, тогда еще раз пройдемся по участку и объединим все компоненты связности, как в обычном алгоритме Краскала и пойдем дальше.

2. От противного — пусть мы проделали данный алгоритм и получили какое-то T, которое не является MST, тогда

$$\omega(T) > \omega(MST)$$

Заметим, что после работы алгоритма мы получили связное дерево, потому что мы удаляли ребра до тех пор, пока не терялась связность, т.е. у нас точно не осталось циклов.

Рассмотрим какое-нибудь ребро  $e \in T$ , которого нет в MST. В ходе работы алгоритма мы не удалили это ребро, значит, если бы мы удалили, то потеряли бы связность. Пусть e соединяет два подмножества вершин  $A, B \subset V$ . Рассмотрим ребро  $g \in MST$ , которое тоже соединяет эти подмножества. Оно существует, потому что иначе в MST не было бы связности, и единственно, потому что иначе в нем был бы цикл. В ходе работы алгоритма мы удалили ребро g раньше, чем рассмотрели e, потому что иначе мы бы удалили e. Значит,

$$\omega(e) \leqslant \omega(g)$$
.

Получается, что это верно для всех ребер  $g \in T$ . Но тогда мы приходим к противоречию, т.к. вес дерева T оказывается не больше, чем у MST:

$$\omega(T) \leqslant \omega(\text{MST})$$

Значит, T есть MST.

3. Пусть сделали  $m_1$  запросов join,  $m_2$  запросов get. Все операции join работают за O(1), потому что мы просто берем корни и цепляем за что попало. Тратим на все join не более O(m) времени. При этом каждая вершина может быть подвешена один раз, так что максимум мы подвесим  $n_1 \leqslant n$  вершин.

Пусть теперь мы делаем get(v) от какой-то вершины, тогда при его работе все промежуточные вершины от v до корня дерева root(v), к которому было прицеплена v, переподвесятся к нему и больше никогда не будут обрабатываться. Т.е. каждая вершина может поучаствовать в get не более одного раза. Значит, если мы при вызовах join подвесили  $n_1$  вершин, то максимальное время работы всех оставшихся get есть  $O(n_1) + O(m)$  за счет того, что какие-то get могут отработать вхолостую за  $O(1), m_2 \leqslant m$ , так что их не более чем m. Однако, поскольку  $n_1 \leqslant n$ , то все get отработают не более чем за O(m+n) времени.

В итоге все m запросов отработают за O(m+n).

4. Сделаем следущим образом — будем использовать СНМ на лесе, с ранговой эвристикой и сжатием путей, а также заведем дополнительный массив d, в котором будем хранить очки, но будем это делать необычным образом: для вершины дерева мы будем хранить число очков, которое принадлежит непосредственно ему, а для листьев — поправки к количеству очков относительно его родителя. Т.е. если изначально при инициализации каждая вершина — есть корень, поэтому для них храним свои значения очков. Затем хотим сделать join  $v_1$  и  $v_2$ , тогда мы выбираем какая вершина будет корнем (как это происходит в оригинальном join) и цепляем, например,  $v_2$  за  $v_1$ , тогда p[v2]= v1, d[v2]=d[v2]-d[v1], делаем ранг  $v_1$  на единицу больше. Если например присоединить к этому дереву еще и  $v_3$ , которое имеет ранг 1, то (как это происходит в оригинальном join) цепляем к дереву с большим рангом ( $v_1$ ,  $v_2$ ) дерево с меньшим ( $v_3$ ). И тогда делаем p[v3]= v1, d[v3]=d[v3]-d[v1]. Т.е. когда мы делаем join, то мы делаем все то же самое, что и раньше, но еще для корня подцепляемого дерева обновляем значение очков как разность между старым значением и корнем другого дерева.

Чтобы получить значение очков get(v), мы так же делаем все то же самое, что и в эвристике сжатия путей - переподвешивать все промежуточные вершины к корню, но при этом на каждом шаге складываем текущее значение опыта d[v] с опытом его родителя: d[v]+ = d[p[v]]. Т.е. пока мы не добрались до корня, мы будем складывать поправки, но когда дойдем до корня и сложим все промежуточные поправки с значением в корне, то получим истинное значение опыта вершины. Например, если бамбук  $v_1 \to v_2 \to v_3$ , где  $v_1$ — корень, то когда мы будем считать d[v3], мы получим такую последовательность:

d[v3] = d[v3] + (d[v2] + d[v1]) = d[v3] + (uct. kon. oukob v2) = (uct. kon. oukob oukob v3)

После того, как дойдем до корня и найдем истинное количество очков, мы можем вывести его, а потом надо очки для (в нашем примере)  $v_3$  снова записать обратно в формат поправки относительно корня, это легко сделать, потому что мы уже переподвесили  $v_3$  к корню  $v_1$ .

Чтобы увеличить число опыта в дереве, в котором есть вершина v, достаточно просто найти корень этого дерева (т.е. проделать get(v) без вывода количества очков для v), добавить необходимое число очков к корню дерева и все, никакие поправки для вершин в дереве пересчитывать не нужно, изменение очков для любой вершины дерева пересчитается автоматически, потому что мы изменили значение в опорной значении (т.е. в вершине).

Мы на лекциях показывали, что со всеми этими эвристиками m операций над СНМ работает за  $O((n+m)\log(n))$ , здесь же мы по сути ничего не поменяли, просто завели доп массив, который как-то изменяется по ходу работы оригинального СНМ.

Чтобы сделать за  $O((n+m)\alpha(n))$ , надо внести такие же изменения в алгоритм работы СНМ, который работает за это же время.