

# Алгосы, часть ii

Денис Осипов, Иван Ермошин, Егор Нечаев

18 августа 2020 г.

## Введение

Этот проект – коллективный **конспект** по второй части курса «Математические основы алгоритмов», впервые прочитанного первокурсникам МКН СПбГУ в первой половине ii семестра 2020 года Эдуардом Алексеевичем Гиршем.

Актуальные исходники: <https://www.overleaf.com/read/hnbkrkyknbpk> и <https://github.com/gogochushij/algosi-hirsch>

Если вы хотите **принять участие** в написании билетов, или же **сообщить об ошибке**, напишите <http://vk.com/gogochushij>. Предполагается, что каждый автор напишет около 4 билетов, но мы будем рады любой посильной помощи. **Здесь** можно посмотреть, с какими билетами вы можете помочь проекту.

Последнее обновление публичной версии конспекта: 18 августа 2020 г.

## Содержание

<b>1</b>	<b>Параллельные алгоритмы – i (Осипов Д.)</b>	<b>3</b>
1.1	Булевы схемы как модель параллельного алгоритма . . . . .	3
1.2	Принцип Брента . . . . .	3
1.3	Параллельное умножение булевых матриц . . . . .	4
1.4	Параллельная достижимость в графе . . . . .	5
<b>2</b>	<b>Параллельные алгоритмы – ii (Осипов Д.)</b>	<b>5</b>
2.1	Параллельное вычисление всех префиксных сумм . . . . .	5
2.2	Параллельное сложение чисел . . . . .	6
2.3	Параллельное умножение чисел . . . . .	6
<b>3</b>	<b>Параллельные алгоритмы – iii (Осипов Д., Нечаев Е.)</b>	<b>7</b>
3.1	(В РАЗРАБОТКЕ) Параллельное вычисление всех расстояний до конца списка . .	7
3.2	(В РАЗРАБОТКЕ) Параллельное вычисление всех глубин дерева . . . . .	8
<b>4</b>	<b>Приближенный алгоритм для задачи о рюкзаке (Осипов Д.)</b>	<b>8</b>
<b>5</b>	<b>Set Cover - i (Осипов Д.)</b>	<b>9</b>
5.1	Сведение к задаче линейного программирования . . . . .	9
5.2	Следствие для задачи вершинного покрытия (Vertex Cover) . . . . .	11
5.3	Двойственная задача . . . . .	11
5.4	Прямо-двойственный метод . . . . .	13
<b>6</b>	<b>Set Cover – ii (Осипов Д.)</b>	<b>14</b>
6.1	Жадный приближенный алгоритм . . . . .	14

<b>7</b>	<b>(WIP)Транспортные сети. Задача о максимальном потоке. Разрез. Теорема о максимальном потоке и минимальном разрезе. Алгоритм Форда-Фалкерсона (Нечаев Е.)</b>	<b>15</b>
7.1	Транспортные сети. Задача о максимальном потоке . . . . .	16
7.2	Разрез. Теорема о максимальном потоке и минимальном разрезе . . . . .	17
7.3	Алгоритм Форда-Фалкерсона . . . . .	18
7.4	Применение к паросочетаниям . . . . .	19
<b>8</b>	<b>(WIP)Алгоритм Эдмондса-Карпа (Нечаев Е.)</b>	<b>20</b>
<b>9</b>	<b>(WIP)Алгоритм проталкивания предпотока (Нечаев Е.)</b>	<b>21</b>
9.1	Интуитивные соображения . . . . .	22
9.2	Операция проталкивания . . . . .	22
9.3	Операция подъема . . . . .	22
9.4	Начальный предпоток . . . . .	23
9.5	Алгоритм. Его корректность. . . . .	23
9.6	Время работы . . . . .	24
<b>10</b>	<b>Вероятностные алгоритмы с односторонней ограниченной вероятностью ошибки. Алгоритм Фрейвальдса для проверки умножения матриц. (Ермошин И.)</b>	<b>26</b>
<b>11</b>	<b>(В РАЗРАБОТКЕ) Вероятностный алгоритм для сравнения строк на расстоянии и алгоритм Рабина-Карпа. (Ермошин И.)</b>	<b>26</b>
<b>12</b>	<b>Рандомизированный QuickSort (Осипов Д.)</b>	<b>27</b>
<b>13</b>	<b>(В РАЗРАБОТКЕ) Проверка равенства полиномов. Лемма Шварца-Циппеля. (Ермошин И.)</b>	<b>28</b>
<b>14</b>	<b>Слабоэкспоненциальные детерминированные алгоритмы SAT для 3-КНФ (Осипов Д.)</b>	<b>29</b>
14.1	Начальные сведения . . . . .	29
14.2	Метод расщепления: $O(1.92^n)$ , $O(1.84^n)$ . . . . .	30
14.3	Метод локального поиска: $O(1.74^n)$ . . . . .	30
<b>15</b>	<b>Алгоритм Шоннинга для 3-SAT, использующий случайное блуждание (Осипов Д.)</b>	<b>31</b>

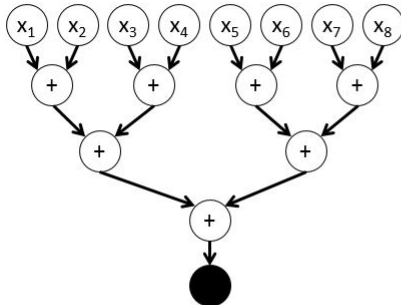
# 1 Параллельные алгоритмы – i (Осипов Д.)

Параллельный алгоритм – предназначенный для исполнения на нескольких процессах.

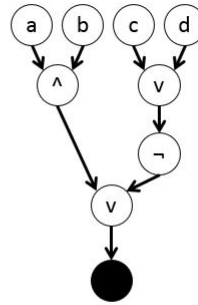
## 1.1 Булевы схемы как модель параллельного алгоритма

**Определение.** Булева схема – ориентированный граф без циклов, где:

- вершины без входящих ребер соответствуют входным данным,
- вершины с входящими ребрами («гейты») соответствуют процессорам, которые выполняют операцию с данными, поступающими в вершину по входящим ребрам,
- вершины без выходящих ребер соответствуют выходным данным.



Сумма массива «бинарным деревом»  
за  $O(\log n)$



Вычисление формулы  $(a \wedge b) \vee \neg(c \vee d)$   
за три шага

«Высота» схемы, т.е. длина наибольшего пути от вершины выходных данных – количество параллельных шагов алгоритма. Еще можно заметить, что если каждому гейту присвоить число – «номер этажа» так, что каждый переход осуществляется с «верхнего» этажа на «нижний», то максимальное число процессоров на одном этаже – достаточное количество процессоров для исполнения всего алгоритма. Так, в левом примере достаточно взять четыре процессора, а в правом – два.

Суммирование массива за  $O(\log n)$  параллельных шагов в примере слева – уже хороший пример параллельного алгоритма. Хотя он интуитивно понятен, опишем его формально.

**Задача.** Пусть дано  $n$  чисел. Вычислить их сумму.

**Решение за  $O(\log n)$ .** Считаем, что  $n$  – степень двойки (если нет, дополним нулями). Разобьем все числа на  $n/2$  пар и поручим каждому процессору одну пару, чтобы он вычислил ее сумму. Получившиеся  $n/2$  чисел разобьем на  $n/4$  пар и так же вычислим суммы этих пар. Повторяем до тех пор, пока не останется одно число. Ясно, что всего будет выполнено  $\log_2 n = O(\log n)$  параллельных шагов.  $\square$

При проектировании параллельных алгоритмов в качестве меры их эффективности возникает аж три параметра: количество параллельных шагов (время работы), количество используемых процессоров и общая работа (определение дано далее). К счастью, об одном из них – количестве процессоров – можно не задумываться, о чем говорит нам следующее утверждение.

## 1.2 Принцип Брента

**Теорема (принцип Брента).** Рассмотрим параллельный алгоритм, выполняющий  $t$  параллельных шагов, где на  $i$ -том шаге задействовано  $w_i$  процессоров (т.е. выполняется  $w_i$  опера-

ций). Обозначим  $W = \sum_{i=1}^t w_i$  и назовем эту величину общей работой алгоритма. Тогда алгоритм можно перепрограммировать так, чтобы на  $P$  процессорах он работал не более, чем за  $\frac{W}{P} + t$  параллельных шагов.

**Доказательство.** Перераспределим все  $W$  операций на  $P$  процессорах наиболее равномерно. Тогда  $i$ -тый шаг изначального алгоритма можно выполнить за  $\lceil \frac{w_i}{P} \rceil$  новых шагов. Оценим общее число шагов нового алгоритма:

$$t' = \sum_{i=1}^t \left\lceil \frac{w_i}{P} \right\rceil \leq \sum_{i=1}^t \left( \frac{w_i}{P} + 1 \right) = \sum_{i=1}^t \frac{w_i}{P} + t = \frac{W}{P} + t$$

Таким образом, получили алгоритм с искомым временем работы.  $\square$

**NB:** Принцип Брента позволяет при проектировании параллельных алгоритмов **не думать**, на скольких процессорах будет работать алгоритм. Именно: пусть был создан алгоритм, работающий на неизвестном (лень считать) числе процессоров  $P_0(n)$  и совершающий общую работу  $W(n)$  за  $t(n)$  параллельных шагов. Тогда его можно перепроектировать на любое число процессоров  $P(n)$  такое, что

$$\frac{W(n)}{P(n)} = O(t(n)),$$

и асимптотически не потерять во времени, так как тогда новое время работы все еще  $t'(n) \leq \frac{W(n)}{P(n)} + t(n) = O(t(n))$ . Поэтому в дальнейшем при изучении параллельных алгоритмов считаем, что у нас **сколь угодно много процессоров**, а затем количество нужных процессоров будем вычислять по принципу Брента.

### 1.3 Параллельное умножение булевых матриц

**NB:** булевы – только чтобы арифметика с числами была  $O(1)$ .

**Задача.** Даны две матрицы  $A$  и  $B$  размера  $n \times n$  над  $\mathbb{F}_2$ . Вычислить их произведение, то есть числа  $C_{ij} = \sum_{k=1}^n A_{ik}B_{kj}$  для всех  $i, j = 1..n$  (всего  $n^2$  чисел).

**Непараллельное решение.** Вычислить все  $n^2$  чисел  $C_{ij}$ , каждое считается за  $O(n)$ , значит общая сложность  $O(n^3)$ .  $\square$

Несмотря на то, что в прошлом разделе мы условились не думать о количестве процессоров, конкретно здесь на всякий случай приведем два решения. Второе решение – просто пример того, как работает принцип Брента.

**Решение за  $O(\log n)$  времени на  $n^3$  процессорах.** Занумеруем все  $n^3$  процессоров тройками чисел  $(i, k, j)$ , где  $i, k, j = 1..n$ . Сначала на каждом процессоре  $(i, k, j)$  посчитаем  $A_{ik}B_{kj}$ . Теперь хотим получить число  $C_{ij} = \sum_{k=1}^n A_{ik}B_{kj}$ . Сделаем это за  $\log n$  шагов (суммирование бинарным деревом). Задача решена за  $1 + \log n = O(\log n)$  шагов на  $n^3$  процессорах.  $\square$

**NB:** Сложить<sup>1</sup>  $n$  чисел быстрее, чем за  $\log n$  шагов, нельзя. В самом деле, если можно, то булева схема такого алгоритма как граф-дерево имеет высоту  $h \leq \log_2 n - 1$ . Но каждый гейт принимает на вход не больше двух чисел, т.е. входная степень каждой вершины не больше 2. Значит верхних входных гейтов не может быть более  $2^h \leq n/2$  чисел, а надо  $n$ .

Вместо второго решения, можно, наверное, просто привести первое решение, а затем вычислить оптимально возможное количество процессоров, на которое это решение можно перепроектировать. Общая работа этого решения  $W(n) = O(n^3)$ . Действительно, ведь данное решение просто считает  $n^2$  сумм  $C_{ij} = \sum_{k=1}^n A_{ik}B_{kj}$ , переставив слагаемые в другом порядке, таким образом,  $n^2$  раз совершено  $n$  действий сложения. Тогда количество процессоров  $P$  вычисляется из  $\frac{W(n)}{P(n)} = O(t(n)) \implies P(n) = \frac{W(n)}{t(n)} = O\left(\frac{n^3}{\log n}\right)$

<sup>1</sup>Имея в распоряжении только «+»-гейты, принимающие ровно два числа

**Решение за  $O(\log n)$  времени на  $O\left(\frac{n^3}{\log n}\right)$  процессорах.** Модифицируем алгоритм выше. На первом шаге вычислить все числа  $A_{ik}B_{kj}$  получится не за 1, а за  $O(\log n)$  шагов: за каждый шаг просто посчитаются очередные  $\frac{n^3}{\log n}$  чисел  $A_{ik}B_{kj}$ . Получать из них  $C_{ij}$  за  $O(\log n)$  мы уже умеем. Итоговая сложность  $O(\log n) + O(\log n) = O(\log n)$ .  $\square$

## 1.4 Параллельная достижимость в графе

**Задача.** Дан граф, заданный матрицей смежности  $\{a_{ij}\}$ . Построить его матрицу достижимости.

**Решение за  $O(\log^2 n)$  времени** Будем булево умножать матрицы: вместо  $\cdot$  возьмем  $\wedge$ , вместо  $+$  возьмем  $\vee$ . Из формулы перемножения матриц несложно видеть, что  $A^k$  – матрица  $k$ -шаговой достижимости. Тогда матрица достижимости – любая матрица  $A^k$ , где  $k \geq n$ . Умеем возводить матрицу в квадрат за  $O(\log n)$ . Для получения матрицы достижимости  $A^n$  возведем матрицу  $A$  в квадрат  $\log n$  раз. Итоговая сложность  $O(\log n) \cdot O(\log n) = O(\log^2 n)$ . Общая работа  $W(n) = O(n^3 \log n)$ , так как  $\log n$  раз перемножили матрицы за  $O(n^3)$  работы. Число процессоров:  $P(n) = O\left(\frac{n^3 \log n}{\log^2 n}\right) = O\left(\frac{n^3}{\log n}\right)$ .  $\square$

## 2 Параллельные алгоритмы – ii (Осипов Д.)

### 2.1 Параллельное вычисление всех префиксных сумм

**Задача.** Дан массив  $A[0..n-1]$ . Вычислить все его префиксные суммы

**Решение за  $O(\log n)$**  Рекурсивный алгоритм. Предположим, что умеем считать префиксные суммы массивов меньшего размера.

Заведём вспомогательный массив  $B[0..\frac{n}{2}-1]$ , в котором положим  $B[i] = A[2i] + A[2i+1]$  (один параллельный шаг). Посчитаем (по предположению) все префиксные суммы  $B$  и заменим ими сам массив  $B$ . После этой операции для всякого  $0 \leq k \leq \frac{n}{2}-1$  верно  $B[k] = \sum_{j=0}^{2k+1} A[j]$ .

Теперь делаем на месте  $A$  массив префиксных сумм  $A$  следующим образом. Если  $i > 0$  четное, то полагаем  $A[i] = B[\frac{i}{2}-1] + A[i]$  (проверьте подстановкой, что  $= \sum_{j=0}^i A[j]$ ). Если же  $i > 0$  нечетное, то просто полагаем  $A[i] = B[\frac{i-1}{2}]$  (снова проверьте, что  $= \sum_{j=0}^i A[j]$ ). Эта операция – снова один параллельный шаг. Таким образом, на месте массива  $A$  был построен массив префиксных сумм  $A$ . Описание алгоритма закончено.

Соответствующий псевдокод:

```
function PrefixSum ( & A[0..n-1] ):
if n > 1:
    B = [0]*(\frac{n}{2}-1)
    parallel for i = 0 to \frac{n}{2}-1:
        B[i] = A[2i] + A[2i+1]
    PrefixSum (B)

    parallel for i = 0 to n-1:
        if i > 0:
            if i%2 == 0:
                A[i] = B[\frac{i}{2}-1] + A[i]
            else:
                A[i] = B[\frac{i-1}{2}]
```

Время работы оценивается просто: из кода следует соотношение  $T(n) = T(n/2) + C$ , и далее можно написать  $= T(n/4) + 2C = T(n/8) + 3C = \dots = C \cdot \log n = O(\log n)$ . Общая работа:

$W(n) = W(n/2) + O(n)$ , откуда по мастер-теореме  $W(n) = O(n)$ . По принципу Брента количество процессоров можно взять  $P(n) = \frac{W(n)}{T(n)} = O(\frac{n}{\log n})$ .  $\square$

## 2.2 Параллельное сложение чисел

**Задача.** Даны два (длинных) двоичных числа в виде  $a = \sum_{i=0}^n a_i 2^i$  и  $b = \sum_{i=0}^n b_i 2^i$ . Вычислить их сумму в виде  $c = \sum_{i=0}^n c_i 2^i$ .

**Решение за  $O(n)$ .** Для удобства считаем  $a_n = b_n = 0$ , остальные  $a_i, b_i = 0$  или 1

Формализуем алгоритм сложения столбиком. Через  $z_i$  обозначим число (0 или 1), которое при сложении столбиком переносится из  $i$ -того разряда в  $(i+1)$ -тый. Если бы мы знали все переносы  $z_i$ , то  $c_i$  можно было бы вычислить по формуле<sup>2</sup>  $c_i = (a_i + b_i + z_{i-1}) \% 2$ .

Положим:

- $g_i = a_i \wedge b_i$  – «генератор переноса»,
- $p_i = a_i \vee b_i$  – «продолжатель переноса».

Перебирая все возможные случаи, когда в  $i$ -том разряде может возникнуть перенос, получаем формулу для  $z_i$  (опустим знак  $\wedge$  для наглядности):

$$z_i = g_i \vee p_i z_{i-1}$$

Обратите внимание, что это похоже на «линейную рекурренту» на  $z_i$ . Распишем дальше  $z_{i-1}$ :

$$z_i = g_i \vee p_i (g_{i-1} \vee p_{i-1} z_{i-2})$$

$$= g_i \vee p_i g_{i-1} \vee p_i p_{i-1} z_{i-2}$$

Итак, при одной «итерации» «свободный член»  $g_i$  заменился на  $g_i \vee p_i g_{i-1}$ , а «коэффициент»  $p_i$  – на  $p_i p_{i-1}$ . Определим операцию на парах битов:

$$(a, b) \odot (a', b') = (a' \vee b' a, b' b)$$

Проверим (**нужно уметь проверять!**), что эта операция ассоциативна. Тогда если умеем вычислять вектора

$$(v_{k1}, v_{k2}) = (0, 0) \odot (g_1, p_1) \odot (g_2, p_2) \odot \dots \odot (g_k, p_k) \text{ для всех } k = 1..n,$$

то имеем  $z_k = v_{k1} \vee v_{k2} z_{-1} = v_{k1}$ . Но вектора  $(v_{k1}, v_{k2})$  суть просто префиксные «суммы» последовательности  $(0, 0), (g_1, p_1), \dots, (g_n, p_n)$  относительно ассоциативной операции  $\odot$ . К ним применим алгоритм нахождения префиксных сумм за  $O(\log n)$  выше.

Время и работа алгоритма: сначала посчитали  $g_i$  и  $p_i$  за время  $O(1)$  и работу  $O(n)$ , потом префиксы за  $O(\log n)$  и работу  $O(n)$ , наконец вычислили  $z_i$  и  $c_i$  за время  $O(1)$  и работу  $O(n)$ . Итоговое время  $O(\log n)$ , итоговая работа  $O(n)$ , процессоров  $O(\frac{n}{\log n})$ .  $\square$

## 2.3 Параллельное умножение чисел

**Задача.** Даны два (длинных) двоичных числа в виде  $a = \sum_{i=0}^n a_i 2^i$  и  $b = \sum_{i=0}^n b_i 2^i$ . Вычислить их произведение в виде  $c = \sum_{i=0}^{2n} c_i 2^i$ .

**Решение за  $O(\log n)$ .** Ясно, что  $ab = \sum_{i=0}^n a b_i 2^i = \sum_{i: b_i=1}^n a 2^i$ . Таким образом мы свели умножение двух чисел к сложению не более чем  $n$  чисел. Но на этом не все.

<sup>2</sup>Пологая  $z_{-1} = 0$  по определению

Трюк «Два по цене трёх». Пусть нам даны три числа  $x, y, z$ . Как за  $O(1)$  времени сделать из них два числа с той же суммой? Для каждого  $i$  число  $x_i + y_i + z_i$  есть некоторое двубитовое число  $2p_i + q_i$ . Составим числа  $p, q$  из таких  $p_i, q_i$ . Тогда верно  $x + y + z = 2p + q$ . Итак, мы свели сложение трех чисел к сложению двух чисел за  $O(1)$  времени<sup>3</sup> и  $O(n)$  работы.

Итак, как быстро складывать много чисел? Разбиваем их на тройки (возможные лишние 1-2 числа игнорируем), применяем к каждой тройке трюк. Делаем так, пока не останется одно или два числа (в последнем случае просто сложим их).

Оценим время и работу. Один трюк требует  $O(1)$  времени и  $O(n)$  работы. На каждом параллельном шаге трюк применяется  $\sim n/3 = O(n)$  раз, т.е. общая работа на одном параллельном шаге  $O(n^2)$ . На каждом шаге количество чисел уменьшается в  $3/2$  раза, откуда  $T(n) = T(\frac{n}{3/2}) + O(1)$  и  $W(n) = W(\frac{n}{3/2}) + O(n^2)$ . По мастер-теореме получаем  $T(n) = O(\log_{3/2} n) = O(\log n)$  и  $W(n) = O(n^2)$ .<sup>4</sup> Процессоров можно брать  $O(\frac{n^2}{\log n})$ .  $\square$

### 3 Параллельные алгоритмы – iii (Осипов Д., Нечаев Е.)

#### 3.1 (В РАЗРАБОТКЕ) Параллельное вычисление всех расстояний до конца списка

**Задача 3.1.** Дан список  $a_1, \dots, a_n$  в следующем формате. Про каждый элемент  $a_i$  известно, какой элемент за ним следует. Обозначим его номер за  $\text{next}[i]$ . Если за элементом ничего не следует, считаем  $\text{next}[i] == \text{nil}$ . Предположим, что указатели  $\text{next}[i]$  действительно образуют список. Найти расстояние до конца списка для каждого элемента.

У нее есть решение за  $O(\log n)$ .

Каждому элементу  $a_i$  сопоставим процессор  $p_i$ . Заведем массив  $d_i$ , проинициализируем его следующим образом. На первом параллельном шаге для концевой  $i$  ( $\text{next}[i] == \text{nil}$ ) положим  $d_i = 0$ , для всех остальных положим  $d_i = 1$ . В дальнейшем указатели будут изменяться (таким образом, структура списка будет нарушаться), и тогда  $d_i$  будет означать расстояние между  $a_i$  и  $a_{\text{next}[i]}$  в исходном списке.

Далее на каждом параллельном шаге происходит пересчет расстояний. Именно, каждый процессор  $i$ , для которого  $\text{next}[i] \neq \text{nil}$ , делает следующее (порядок важен!): запоминает  $d[\text{next}[i]]$ , затем увеличивает  $d[i]$  на запомненное значение. После этого (снова порядок важен!) процессор  $i$  запоминает  $\text{next}[\text{next}[i]]$ , затем присваивает это значение к  $\text{next}[i]$ . Алгоритм останавливается, когда все  $\text{next}[i] == \text{nil}$ . Описание алгоритма закончено.

Алгоритм корректно находит ответ. Действительно, только что описанный цикл сохраняет инвариант « $d_i$  – расстояние между  $a_i$  и  $a_{\text{next}[i]}$  в исходном списке», а в конце алгоритма все  $\text{next}[i] == \text{nil}$ .

Про корректность обращений к памяти читайте Cormen'а, я нифига не понимаю, наверное это и не нужно????

Время работы алгоритма  $O(\log n)$ . Это следует из того, что начальная инициализация и каждая итерация цикла проходят за  $O(1)$  времени, а сам цикл выполняется  $\log n$  раз: все значения, для которых ?????  $\square$

<sup>3</sup>Именно  $O(1)$ , так как мы разобрались с каждым из  $n$  битов по отдельности. Ни о каких «переносах» и сложении длинных чисел здесь речи не идет.

<sup>4</sup>Оценка из «Computational Complexity» Пападимитроу  $W(n) = O(n^2 \log n)$  тоже верна, но грубее.

### 3.2 (В РАЗРАБОТКЕ) Параллельное вычисление всех глубин дерева

**Задача.** Дано подвешенное неориентированное дерево на  $n$  вершинах, занумерованных  $\{0, \dots, n-1\}$  в следующем формате. Имеются три массива  $left[0..n-1]$ ,  $right[0..n-1]$ ,  $parent[0..n-1]$ , для каждого  $i$   $left[i]$ ,  $right[i]$  и  $parent[i]$  суть номера левого потомка, правого потомка, родителя вершины  $i$  (при отсутствии какого-то из параметров присвоено  $\text{nil}$ ). Предположим, что эти массивы действительно задают дерево. Вычислить глубины всех вершин относительно корня.

**Решение за  $O(\log n)$  независимо от высоты дерева.** Сопоставим каждой вершине  $i$  три процессора  $A_i, B_i, C_i$ . Перестроим дерево в ориентированный граф, вершины которого будут этими процессорами. Именно, проведем ребро:

- $A_i \rightarrow A_{left[i]}$ , либо  $A_i \rightarrow B_i$ , если  $left[i] == \text{nil}$ ;
- $B_i \rightarrow A_{right[i]}$ , либо  $B_i \rightarrow C_i$ , если  $right[i] == \text{nil}$ ;
- $C_i \rightarrow \dots$ 
  - $\dots B_{parent[i]}$ , если  $i$  – левый потомок,
  - $\dots C_{parent[i]}$ , если  $i$  – правый потомок,
  - либо  $\dots \text{nil}$ , если  $parent[i] == \text{nil}$  ( $i$  – корень) (можно, наверное, считать, что у корневой вершины нет процессора  $C$ ).

Можно проверить<sup>5</sup>, что у этого графа существует эйлеров обход, начинающийся в  $A$  корня и заканчивающийся в  $C$  корня.

?????

## 4 Приближенный алгоритм для задачи о рюкзаке (Осипов Д.)

Напомним сначала классическое, точное решение задачи о рюкзаке методом динамического программирования.

**Задача (о рюкзаке с повторениями).** Пусть есть  $n$  видов вещей,  $i$ -тая вещь имеет вес  $w_i$  и стоимость  $v_i$ . Количество каждого вида вещей неограничено. Пусть  $W$  – максимальный вес, который выдерживает рюкзак. Найти максимальную стоимость по всем наборам вещей, суммарный вес которого не превышает  $W$ .

**Точное решение за  $O(n \sum v_i = nV)$ .** Динамическое программирование. Пусть  $K[v]$  – минимальный вес набора стоимостью ровно  $v$ . Тогда  $K[0] = 0$ ,  $K[v] = \min_{i=0}^n \{K[v - v_i] + w_i\}$ . Ответ на задачу:  $\max\{v : K[v] \leq W\}$ .

Таким образом заполняется массив длины  $V + 1$ , на каждый поиск минимума уходит  $O(n)$  времени, на поиск ответа  $O(n)$ , всего  $O(nV)$ .  $\square$

Теперь рассмотрим решение, которое может выдавать решение с заданной точностью. Именно, для всякого  $0 < \varepsilon < 1$  это решение будет работать за  $O(\frac{n^3}{\varepsilon})$  времени, а ценность найденного набора будет отличаться от оптимальной на множитель, не превышающий  $(1 - \varepsilon)$ .

**Приближенное  $\frac{1}{1-\varepsilon}$ -оптимальное решение за  $O(\frac{n^3}{\varepsilon})$ .**

Зафиксируем параметр  $\varepsilon > 0$ . Заменим все  $v_i$  на:

$$\hat{v}_i = \left\lceil \frac{n}{\varepsilon} \cdot \frac{v_i}{v_{\max}} \right\rceil$$

<sup>5</sup>Например, вспомнить критерий полуэйлеровости: для всех вершин  $v$ , кроме двух,  $in(v) = out(v)$ , а для особых двух вершин  $in(v_1) = out(v_1) + 1$  и  $in(v_2) = out(v_2) - 1$ .



Запустим на новом наборе алгоритм ДП выше. Описание алгоритма закончено.

Оценим время работы.  $V = \sum v_i \leq n \cdot \frac{n}{\varepsilon} = \frac{n^2}{\varepsilon}$ . Поэтому время  $O\left(n \cdot \frac{n^2}{\varepsilon}\right) = O\left(\frac{n^3}{\varepsilon}\right)$ .

Теперь точность.

Пусть оптимальное решение исходной задачи – набор  $S$ , его стоимость с точки зрения старой задачи  $K^* = \sum_{i \in S} v_i$ .

С точки зрения новой задачи сумма этого набора оценивается как:

$$\sum_{i \in S} \hat{v}_i = \sum_{i \in S} \left\lfloor \frac{v_i n}{\varepsilon v_{\max}} \right\rfloor \geq \sum_{i \in S} \left( v_i \cdot \frac{n}{\varepsilon v_{\max}} - 1 \right) \geq K^* \frac{n}{\varepsilon v_{\max}} - n$$

С точки зрения новой задачи набор  $S$  необязательно оптимален. То есть, если  $\hat{S}$  – оптимальный с точки зрения новой задачи набор, то имеем

$$\sum_{i \in \hat{S}} \hat{v}_i \geq \sum_{i \in S} \hat{v}_i \geq K^* \frac{n}{\varepsilon v_{\max}} - n$$

Нужно оценить, насколько стоимости наборов  $S$  и  $\hat{S}$  отличаются с точки зрения старой задачи, т.е. сравнить величины  $\sum_{i \in S} v_i = K^*$  и  $\sum_{i \in \hat{S}} v_i$ . Что же, так как  $\hat{v}_i \leq \frac{v_i n}{\varepsilon v_{\max}}$ ,

$$\sum_{i \in \hat{S}} v_i \geq \sum_{i \in \hat{S}} \hat{v}_i \frac{\varepsilon v_{\max}}{n} \geq \left( K^* \frac{n}{\varepsilon v_{\max}} - n \right) \frac{\varepsilon v_{\max}}{n} = K^* - \varepsilon v_{\max} \geq K^* - \varepsilon K^* = K^*(1 - \varepsilon)$$

Таким образом, полученное решение хуже оптимального не более, чем в  $\frac{1}{1-\varepsilon}$  раз.  $\square$

## 5 Set Cover - i (Осипов Д.)

**Задача (о покрытии множествами, Set Cover).** Пусть дано множество  $\{e_1, \dots, e_n\} = E$  и несколько подмножеств  $S_1, \dots, S_m \subseteq E$ , каждому  $S_j$  присвоен неотрицательный вес  $w_j$ . Необходимо выбрать из  $S_1, \dots, S_m$  набор, полностью покрывающий  $E$ , с минимальным суммарным весом. Более формально: требуется найти такое  $I \subseteq \{1, \dots, m\}$ , что:

$$\bigcup_{j \in I} S_j = E \text{ и } \sum_{j \in I} w_j \text{ минимально.}$$

В этом билете представляются различные подходы к приближенным решениям этой задачи.

### 5.1 Сведение к задаче линейного программирования

**Определение.** Задача линейного программирования – задача минимизации (максимизации) некоторой линейной функции  $h = h(x_1, \dots, x_n)$  при ограничениях вида  $g_k \wedge b_k$ , где  $\wedge$  есть один из знаков  $\leq, \geq$ , а  $g_k = g_k(x_1, \dots, x_n)$  – линейные функции;  $b_k$  – числа. Функция  $h$  называется целевой функцией.

Далее в тексте сокращение ЛП-задача будет означать задача линейного программирования.

Обозначим за  $f_j$  количество множеств среди  $S_1, \dots, S_m$ , в которые входит элемент  $e_j$ . Положим  $f = \max_{i=1..n} f_j$ . Оказывается, что эти параметры играют решающую роль в следующем решении.

Переформулируем задачу Set Cover. Каждому множеству  $S_j$  сопоставим переменную  $x_j$ , принимающую значение 1, если  $S_j$  взято в набор  $I$ , и 0 – иначе. Столбец  $x = (x_1, \dots, x_m)^T$  взаимно однозначно кодирует любой набор индексов  $I$ . Тогда целевая функция – суммарный вес покрытия – выглядит как  $\sum_{j=1}^m w_j x_j$ . Ограничение на то, что набор  $I$  – покрытие, записывается так: каждый элемент  $e_i$  покрыт хотя бы одним элементом  $I$ , или же что условие  $\sum_{j: e_i \in S_j} x_j \geq 1$  выполнено для всех  $i = 1..n$ . Итак, формулировка задачи:

$$\begin{aligned} \sum_{j=1}^m w_j x_j &\rightarrow \min, \\ \sum_{j: e_i \in S_j} x_j &\geq 1, \quad i = 1..n, \\ x_j &\in \{0, 1\}, \quad j = 1..m \end{aligned}$$

Это почти ЛП-задача. Если бы умели решать такие задачи точно, решили бы и нашу – это просто ее переформулировка. «Ослабим» задачу до настоящей ЛП-задачи:

$$\begin{aligned} \sum_{j=1}^m w_j x_j &\rightarrow \min, \\ \sum_{j: e_i \in S_j} x_j &\geq 1, \quad i = 1..n, \\ x_j &\geq 0 \quad j = 1..m \end{aligned}$$

Мы перестали требовать, что  $x_j$  обязательно должен быть целым и не превышать единицы. Отметим, что если обозначить минимум ЦФ в исходной задаче за  $OPT$ , а в ослабленной – за  $Z^*$ , то будет справедлива оценка

$$Z \leq OPT,$$

так как фактически вторая задача – следствие первой.

**Приближенное  $f$ -оптимальное решение (методом прямой ЛП-задачи, *primal*).**

Считаем, что ослабленную ЛП-задачу мы решать умеем. Пусть  $x^* = (x_1^*, \dots, x_m^*)^T$  – оптимальное решение ослабленной ЛП-задачи, т.е.  $Z = \sum_{j=1}^m w_j x_j^*$ . Сконструируем из нее решение исходной задачи (и задачи Set Cover) следующим образом:

$$x_j = 1 \ (j \in I) \iff x_j^* \geq 1/f;$$

Итак, алгоритм заключается в следующем: мы находим минимум  $x_j^*$  ослабленной ЛП-задачи, а далее в покрытие берем все  $S_j$ , для которых получилось  $x_j^* \geq 1/f$ . Теперь докажем его корректность и точность.

Найденный набор  $S$ -ок действительно покрывает всё  $E$ .

Именно, докажем, что каждый элемент  $e_i \in E$  покрыт какой-то  $S$ -кой. Найденное решение  $x^*$  удовлетворяет ослабленной ЛП-задаче, то есть для данного  $e_i$  имеем  $\sum_{j: e_i \in S_j} x_j^* \geq 1$ . В этой сумме

по определению  $f_i = |\{j : e_i \in S_j\}| \leq f$  членов, значит, хотя бы один из них  $x_k^* \geq 1/f$ . Значит, соответствующий  $x_k = 1$ , что доказывает то, что  $e_i$  покрыт  $S_k$ .

Теперь докажем  $f$ -оптимальность.

Обозначим (снова) минимальное значение целевой функции исходной почти-ЛП задачи за  $OPT$ , а ослабленной ЛП-задачи за  $Z \leq OPT$ . (То есть, в обозначениях  $x^*$  имеем  $Z = \sum_{j=1}^m w_j x_j^*$ ). Для всякого  $j \in I$  имеем  $x_j^* \geq 1/f$ , или же  $x_j^* \cdot f \geq 1$ . Тогда значение целевой функции в найденном решении исходной почти-ЛП задачи оценивается как:

$$\sum_{j=1}^m w_j x_j = \sum_{j \in I} w_j \leq f \sum_{j \in I} w_j x_j^* \leq f \sum_{j=1}^m w_j x_j^* = f Z^* \leq f \cdot OPT.$$

Таким образом, найденное решение хуже оптимального не более, чем в  $f$  раз.  $\square$

## 5.2 Следствие для задачи вершинного покрытия (Vertex Cover)

**Задача (о вершинном покрытии, Vertex Cover).** Пусть дан неориентированный граф  $G = (V, E)$ , каждой вершине  $i$  которого сопоставлен неотрицательный вес  $w_i$ . Найти минимальный по весу набор вершин  $C \subseteq V$  такой, что всякое ребро графа хотя бы одним из двух концов лежит в  $C$ .

**Приближенное 2-оптимальное решение.** Это частный случай задачи Set Cover: основное множество – множество ребер графа  $E$ , а каждой вершине  $i \in V$  сопоставляется множество  $S_i$  веса  $w_i$ , состоящее из ребер, смежных с  $i$ . Причем в обозначениях предыдущего раздела каждое ребро  $(i, j)$  содержится ровно в двух множествах:  $S_i, S_j$ , поэтому  $f = 2$ , а значит, алгоритм становится 2-оптимальным.  $\square$

## 5.3 Двойственная задача

От автора: к сожалению, получился не очень приятный для чтения параграф. Автор не смог вникнуть в «экономический смысл» двойственной ЛП-задачи, поэтому все рассуждения построены на противной формалистике с матрицами и суммами. Возможно, вы лучше поймете эту тему, прочитав ее [здесь](#) ("1.4 Rounding a dual solution")

Задачи линейного программирования можно записывать в матричном виде. Вспомним нашу ослабленную ЛП-задачу:

$$\begin{aligned} \sum_{j=1}^m w_j x_j &\rightarrow \min, \\ \sum_{j: e_i \in S_j} x_j &\geq 1, \quad i = 1..n, \\ x_j &\geq 0 \quad j = 1..m \end{aligned}$$

Положим  $w = (w_1, \dots, w_m)^T$  – столбец весов, тогда, очевидно, первое условие переписывается как:

$$w^T x \rightarrow \min$$

Со вторым условием разберемся так. Введем матрицу  $\mathcal{E}$  размера  $n \times m$ :

$$\mathcal{E}_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{если } e_i \in S_j \\ 0, & \text{иначе} \end{cases}$$

Тогда для фиксированного  $1 \leq i \leq n$  условие  $\sum_{j: e_i \in S_j} x_j \geq 1$  переписывается как  $\mathcal{E}_{i*} x \geq 1$ . Ясно, что все такие  $n$  условий можно заменить одним матричным:

$$\mathcal{E} x \geq \mathbb{I}_n,$$

где за  $\mathbb{I}_n$  обозначен столбец из единиц высоты  $n$ .

Наконец, третье условие, очевидно, просто заменяется на

$$x \geq \mathbb{O}_m,$$

где за  $\mathbb{O}_m$  обозначен столбец из нулей высоты  $m$ .

Итак, мы получили задачу  $w^T x \rightarrow \min, \mathcal{E}x \geq \mathbb{I}_n, x \geq \mathbb{O}_m$ .

**Определение.** Пусть дана ЛП-задача вида  $c^T x \rightarrow \min$  с ограничениями  $Ax \geq b, x \geq \mathbb{O}$ . Двойственная к ней ЛП-задача ставится следующим образом:  $b^T y \rightarrow \max$  при ограничениях  $A^T y \leq c, y \geq \mathbb{O}$ .

В обозначениях определения имеем  $c = w, A = \mathcal{E}, b = \mathbb{I}_n$ . Поэтому двойственная к нашей ЛП-задаче такова:

$$\begin{aligned} \mathbb{I}_n^T y &\rightarrow \max, \\ \mathcal{E}^T y &\leq w, \\ y &\geq \mathbb{O}_m \end{aligned}$$

Использование этой двойственной задачи на самом деле приведет нас к алгоритму той же эффективности, но далее в билете она пригодится лучше.

«Разворачиваем» матричные обозначения. Перепишем первое ограничение:

$$(\mathcal{E}^T y)_i = \sum_{j=1}^n \mathcal{E}_{ij}^T y_j = \sum_{j=1}^n \mathcal{E}_{ji} y_j = \sum_{j=1}^n [e_j \in S_i] y_j = \sum_{j: e_j \in S_i} y_j, \quad i = 1..m$$

Разверните ЦФ и второе ограничение самостоятельно и убедитесь, что вы получили:

$$\begin{aligned} \sum_{j=1}^n y_j &\rightarrow \max, \\ \sum_{i: e_i \in S_j} y_i &\leq w_j, \quad j = 1..m, \\ y_i &\geq 0, \quad i = 1..n \end{aligned}$$

Мы наконец-то готовы к созданию приближенного алгоритма на основе двойственной задачи.

**Приближенное  $f$ -оптимальное решение (методом двойственной ЛП-задачи, dual).**

Аналогично первому разделу, считаем, что эту задачу мы решать умеем. Пусть  $y^* = (y_1^*, \dots, y_n^*)^T$  – оптимальное решение двойственной ЛП-задачи. Сконструируем из нее решение  $I'$  исходной задачи (и задачи Set Cover) следующим образом:

$$j \in I' \iff \sum_{i: e_i \in S_j} y_i^* = w_j,$$

т.е. берем только те  $S_j$ , для которых первое ограничение ЛП-задачи обращается в равенство. Описание алгоритма закончено.

Найденный набор S-ок действительно покрывает все  $E$ .

Действительно, пусть какое-то  $e_k$  оказалось не покрытым. Тогда в  $I'$  не взяты все  $j$  такие, что  $S_j$  содержит  $e_k$ , т.е. для всех  $S_j \ni e_k$  справедливо

$$\sum_{i: e_i \in S_j} y_i^* < w_j.$$

Обозначим  $\varepsilon = \min_{j: e_k \in S_j} \left( w_j - \sum_{i: e_i \in S_j} y_i^* \right) > 0$ . Определим столбец  $y'$  следующим образом:  $y'_k = y_k^* + \varepsilon$ , а все остальные  $y'_j = y_j^*$ . Покажем, что это решение подходит в нашу ЛП-задачу.

1. Для всякого  $S_j \ni e_k$  имеем  $\sum_{i: e_i \in S_j} y'_i = \varepsilon + \sum_{i: e_i \in S_j} y_i^* \stackrel{\text{def } \varepsilon}{\leq} \left( w_j - \sum_{i: e_i \in S_j} y_i^* \right) + \sum_{i: e_i \in S_j} y_i^* = w_j$
2. А для всякого  $S_j \not\ni e_k$  имеем просто  $\sum_{i: e_i \in S_j} y'_i = \sum_{i: e_i \in S_j} y_i^* \leq w_j$ .

Таким образом, проверено первое ограничение задачи. Второе ограничение  $y_i \geq 0$  тривиально, тем самым,  $y'$  – решение ЛП-задачи. При этом решении значение ЦФ оказывается лучшим, чем при  $y^*$ :  $\sum_{j=1}^n y'_j = \varepsilon + \sum_{j=1}^n y_j^* > \sum_{j=1}^n y_j^*$ , но мы предполагали, что  $y^*$  – оптимальное решение. Противоречие.

Теперь докажем  $f$ -оптимальность. Распишем суммарный вес найденного набора  $I'$ :

$$\sum_{j \in I'} w_j = \sum_{j \in I'} \sum_{i: e_i \in S_j} y_i^* = \sum_{j=1}^m \sum_{i=1}^n i = 1^n [j \in I'] [e_i \in S_j] y_i^* = \sum_{i=1}^n i = 1^n |\{j \in I' : e_i \in S_j\}| \cdot y_i^*$$

Оценим сверху в терминах  $f_i = |\{j : e_i \in S_j\}|$  и  $f = \max_{i=1..n} f_i$ :

$$\leq \sum_{i=1}^n f_i y_i^* \leq f \sum_{i=1}^n y_i^*$$

Последняя сумма равна оптимальному значению ЦФ двойственной задачи. Воспользуемся без доказательства следующим фактом:

**Теорема (о сильной двойственности).** Рассмотрим ЛП-задачу и двойственную к ней. Если хотя бы у одной из двух задач есть оптимальное решение, то оно есть и у второй задачи, причем оптимальные значения целевых функций совпадают.

Значит,  $\sum_{i=1}^n y_i^*$ , будучи равной оптимальному значению прямой ЛП-задачи, не превосходит  $OPT$ .

Таким образом,

$$\sum_{j \in I'} w_j \leq f \cdot OPT$$

□

## 5.4 Прямо-двойственный метод

Алгоритмы, которые решают задачи ЛП, довольно быстрые. Но мы хотим еще быстрее.

**Приближенное  $f$ -оптимальное решение (прямо-двойственный метод, primal-dual).**

Вспомним, как мы из решения двойственной ЛП-задачи построили приближенное решение исходной, и как мы доказали, что это решение. Идея доказательства – если данное  $I$  не покрытие, то можем увеличить переменную, отвечающую за непокрытый элемент, – порождает следующий алгоритм:

```
function PrimalDual (E = {e1, ..., en}, S1, ..., Sm):
y = [0] * n
I = []
while ∃ei ∉ ⋃j ∈ I Sj:
```

```

l = all indices such that  $e_i \in S_l$  and  $\varepsilon = \left( w_l - \sum_{k: e_k \in S_l} y_k \right)$  is minimal
 $y_i += \varepsilon$ 
I.append(l)

```

Итераций внешнего цикла **while** не более  $n$  штук, так как каждый раз в I добавляем не менее одного элемента. Ясно (из раздела про двойственную задачу), что это корректный  $f$ -оптимальный алгоритм.  $\square$

## 6 Set Cover – ii (Осипов Д.)

### 6.1 Жадный приближенный алгоритм

Условие задачи все еще в том билете.

Сейчас окажется, что обычный жадный подход часто дает результат лучше, чем все подходы к Set Cover, описанные до этого. Именно, если обозначить  $H_n = 1 + \frac{1}{2} + \dots + \frac{1}{n}$ , то получим:

**Приближенное  $H_n$ -оптимальное решение.**

Вот вполне интуитивный «жадник»:

```

function Greedy ( $E = [e_1, \dots, e_n]$ ,  $S = [S_1, \dots, S_m]$ ,  $w = [w_1, \dots, w_m]$ ):
I = []
 $\hat{S}_1, \dots, \hat{S}_m = S_1, \dots, S_m$ 
while I is not a set cover:
    l = any index j such that  $\hat{S}_j \neq \emptyset$  and  $\frac{w_j}{|\hat{S}_j|}$  is minimal
    I.append(l)
    for j=1..m:
         $\hat{S}_j = \hat{S}_j \setminus S_l$ 

```

Ясно, что этот алгоритм действительно дает покрытие всего  $E$ . Нужно доказать точность.

Доказываем  $H_n$ -оптимальность. Пусть алгоритм сделал  $l$  итераций. За  $n_k$  обозначим количество непокрытых элементов  $E$  перед  $k$ -той итерацией (полагаем по определению  $n_{l+1} = 0$ ). Так,  $n = n_1 > \dots > n_{l+1} = 0$ .

**Пока поверим**, что если на  $k$ -той итерации выбрано множество  $S_i$ , то справедливо неравенство:

$$w_i \leq \frac{n_k - n_{k+1}}{n_k} OPT$$

По модулю этого факта доказываем  $H_n$ -оптимальность. Пусть  $I$  – множество индексов, найденное жадным алгоритмом. Тогда суммарный вес всех выбранных множеств оценивается как:

$$\begin{aligned} \sum_{j \in I} w_j &\leq \sum_{k=1}^l \frac{n_k - n_{k+1}}{n_k} OPT \\ &= OPT \cdot \sum_{k=1}^l \underbrace{\left( \frac{1}{n_k} + \dots + \frac{1}{n_k} \right)}_{n_k - n_{k+1} \text{ раз}} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&\leq OPT \cdot \sum_{k=1}^l \left( \frac{1}{n_k} + \frac{1}{n_k - 1} + \dots + \frac{1}{n_{k+1} + 1} \right) \\
&= OPT \cdot \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} = OPT \cdot H_n
\end{aligned}$$

Это и требовалось. Теперь доказываем неравенство  $w_i \leq \frac{n_k - n_{k+1}}{n_k} OPT$ .

Для данной итерации  $k$  и выбранного на ней элемента  $S_i$  обозначим  $I_k$  – множество индексов, выбранных на итерациях  $1, \dots, k-1$ , а для всякого  $j = 1 \dots m$  положим  $\hat{S}_j = S_j \setminus \bigcup_{p \in I_k} S_p$  – множество элементов из  $S_j$ , которые были покрыты на  $k$ -той итерации. Заметьте, что получается ровно те  $\hat{S}_j$ , которые фигурируют в псевдокоде. По смыслу алгоритма получается

$$\frac{w_i}{|\hat{S}_i|} = \min_{j: \hat{S}_j \neq \emptyset} \frac{w_j}{|\hat{S}_j|}.$$

Обозначим за  $O$  множество индексов в оптимальном решении (т.е. соответствующее суммарному весу  $OPT$ ). Ясно, что  $j \in O \implies \hat{S}_j \neq \emptyset$ , так что:

$$\min_{j: \hat{S}_j \neq \emptyset} \frac{w_j}{|\hat{S}_j|} \leq \min_{j \in O} \frac{w_j}{|\hat{S}_j|}$$

Вспомним такое неравенство из курса анализа. Пусть  $a_1, \dots, a_q, b_1, \dots, b_q$  – положительные числа. Тогда

$$\min_{j=1..q} \frac{a_j}{b_j} \leq \frac{\sum_{j=1..q} a_j}{\sum_{j=1..q} b_j} \leq \max_{j=1..q} \frac{a_j}{b_j}$$

Применим его первую часть для чисел  $w_j, |\hat{S}_j|$ , где  $j \in O$ , получим:

$$\min_{j \in O} \frac{w_j}{|\hat{S}_j|} \leq \frac{\sum_{j \in O} w_j}{\sum_{j \in O} |\hat{S}_j|}$$

Числитель просто равен  $OPT$  по определению, а знаменатель не меньше  $n_k = |\bigcup_{j \in O} \hat{S}_j|$  (это просто количество оставшихся непокрытых элементов!). Резюмируя, имеем:

$$\frac{w_i}{|\hat{S}_i|} \leq \frac{OPT}{n_k}$$

А так как на  $k$ -той итерации покрываем  $|\hat{S}_i| = n_k - n_{k+1}$ , получаем наконец:

$$w_i \leq \frac{|\hat{S}_i| \cdot OPT}{n_k} = \frac{(n_k - n_{k+1}) \cdot OPT}{n_k}$$

□

## 7 (WIP) Транспортные сети. Задача о максимальном потоке. Разрез. Теорема о максимальном потоке и минимальном разрезе. Алгоритм Форда-Фалкерсона (Нечаев Е.)

Фактически эта глава — просто пересказ параграфов из кормена в правильном порядке. Начнем, с того, что это вообще такое. Итак,

## 7.1 Транспортные сети. Задача о максимальном потоке

**Определение 7.1.** *Транспортной сетью* называется ориентированный граф  $G = \langle V, E \rangle$  с функцией  $c: V \times V \rightarrow \mathbb{N}$ , которая называется **пропускной способностью**, причем  $c(u, v) = 0 \iff (u, v) \notin E$ , а также двумя выделенными вершинами — **источником**  $s$  и **стоком**  $t$ .

Внимание! В источник могут входить ребра, а из стока выходить.

Для удобства предполагается, что любая вершина находится на некотором пути от источника к стоку (то есть граф связный).

**Пример 7.1.** Здесь нужна картинка

**Определение 7.2.** *Потоком* называется функция  $f: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$ , для которой выполняются следующие свойства:

1.  $\forall (u, v) \in V \times V: f(u, v) \leq c(u, v)$
2.  $\forall (u, v) \in V \times V: f(u, v) = -f(v, u)$
3.  $\forall u \in V \setminus \{s, t\}: \sum_{v \in V} f(u, v) = 0$

**Величиной** потока называется число  $|f| \stackrel{\text{def}}{=} \sum_{v \in V} f(s, v)$ .

Одна из возможных интерпретаций этого — электрическая цепь. Тогда все свойства потоков превращаются в правила Кирхгофа.

Обратите внимание, что если есть ребро  $(u, v)$  и с потоком  $f(u, v) \neq 0$ , но нет ребра  $(v, u)$ , то тем не менее  $f(v, u) = -f(u, v) \neq 0$ . Подумайте, почему если между вершинами нет ребра ни в каком направлении, то поток между ними нулевой<sup>6</sup>.

**Задача 7.1.** (о максимальном потоке) Дана транспортная сеть. Нужно найти в ней поток максимальной величины.

Базовая идея: взять какой-нибудь (например, тривиальный) поток и увеличивать его, пока можно. Осталось только научиться все это делать, но нужно еще несколько определений.

**Определение 7.3.** Для сети  $G$  и потока  $f$  **остаточной пропускной способностью** ребра  $(u, v)$  называется величина  $c_f(u, v) = c(u, v) - f(u, v)$ . **Остаточной сетью**  $G_f = \langle V, E_f \rangle$  называется сеть на вершинах графа  $G$  с множеством ребер  $E_f = \{(u, v) \in V \times V | c_f(u, v) > 0\}$  с пропускной способностью  $c_f$  и теми же источником и стоком.

Обратите внимание, что если в  $G$  есть ребро  $(u, v)$ , но нет ребра  $(v, u)$  (то есть его пропускная способность 0), то остаточная пропускная способность  $c_f(v, u) = c(v, u) - f(v, u) = f(u, v)$ , то есть если между вершинами есть одно из ребер с ненулевым потоком, то в остаточную сеть попадут оба. Получается, что  $|E_f| \leq 2|E|$ .

**Лемма 7.1.** Пусть  $\langle G, c \rangle$  — транспортная сеть,  $f$  — поток в ней,  $G_f$  — остаточная сеть и в ней задан поток  $f'$ . Тогда  $f + f'$  — поток в  $G$ , а его величина  $|f + f'| = |f| + |f'|$ .

*Доказательство.* Проверим условия на потоки:

1.

$$(f + f')(u, v) = f(u, v) + f'(u, v) \leq f(u, v) + (c(u, v) - f(u, v)) = c(u, v)$$

2.

$$(f + f')(u, v) = f(u, v) + f'(u, v) = -f(v, u) - f'(v, u) = -(f + f')(v, u)$$

---

<sup>6</sup>потому что  $0 = c(u, v) \geq f(u, v) = -f(v, u) \geq -c(v, u) = 0$



3.

$$\sum_{v \in V} (f + f')(u, v) = \sum_{v \in V} f(u, v) + \sum_{v \in V} f'(u, v) = 0$$

Поэтому это поток.

С величиной все понятно:

$$|f + f'| = \sum_{v \in V} (f + f')(s, v) = \sum_{v \in V} f(s, v) + \sum_{v \in V} f'(s, v) = |f| + |f'|$$

□

**Определение 7.4.** *Увеличивающим путем* называется простой путь между  $s$  и  $t$  в  $G_f$ .

**Лемма 7.2.**  $G, c, s, t$  — сеть с потоком  $f$ ,  $p$  — увеличивающий путь в  $G_f$ . Определим  $f_p: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$ .

$$f_p(u, v) = \begin{cases} c_f(p), & (u, v) \in p, \\ -c_f(p), & (v, u) \in p, \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}$$

где  $c_f(p) = \min\{c_f(u, v) \mid (u, v) \in p\}$ . Тогда  $f_p$  — поток в  $G$  с величиной  $c_f(p) > 0$ .

*Доказательство.*

1.

$$f_p(u, v) \leq c_f(p) \leq c_f(u, v) = c(u, v) - f(u, v) \leq c(u, v)$$

если  $f(u, v) \geq 0$ . Остальные случаи тривиальны.

2. ...

3. Заметим, что для любой вершины  $v$  (не источника и не стока) в путь входит ровно одно ребро  $(u, v)$  и ровно одно ребро  $(v, w)$ , то есть у всех остальных ребер потока будут нулевые, а у этих они отличаются знаком, поэтому сумма потоков  $\sum_{v \in V} f_p(u, v) = 0$ .

□

Из лемм 7.1 и 7.2 следует, что поток на каждом ребре пути может быть увеличен на величину  $c_f(p)$  (которая называется **пропускной способностью пути**), чтобы не нарушить условия на сумму потоков и ограничение пропускной способности.

Теперь осталось научиться определять, чем максимальный поток отличается от не максимального. Для этого нужно еще несколько определений и важная теорема, а именно

## 7.2 Разрез. Теорема о максимальном потоке и минимальном разрезе

**Определение 7.5.** *Разрезом* сети  $G$  называется разбиение  $V = S \sqcup T$ , что  $s \in S, t \in T$ .

**Чистым потоком** потока  $f$  через разрез  $(S, T)$  называется  $f(S, T) \stackrel{\text{def}}{=} \sum_{x \in S} \sum_{y \in T} f(x, y)$ .

**Пропускной способностью разреза** называется  $c(S, T) \stackrel{\text{def}}{=} \sum_{x \in S} \sum_{y \in T} c(x, y)$ . **Минимальный разрез** — это тот, у которого пропускная способность минимальна.

**Лемма 7.3.** *Чистый поток через любой разрез равен величине потока.*

*Доказательство.* Заметим, что  $\sum_{x \in S} \sum_{y \in S} f(x, y) = 0$ .

$$\begin{aligned} \sum_{x \in S} \sum_{y \in T} f(x, y) &= \sum_{x \in S} \sum_{y \in V} f(x, y) - \sum_{x \in S} \sum_{y \in S} f(x, y) = \\ &= \sum_{x \in S} \sum_{y \in V} f(x, y) = \sum_{y \in V} f(s, y) + \sum_{x \in S \setminus \{s\}} \sum_{y \in V} f(x, y) = \sum_{y \in V} f(s, y) = |f| \end{aligned}$$

□

**Лемма 7.4.** *Величина любого потока не превышает пропускную способность любого разреза.*

*Доказательство.*

$$|f| = \sum_{x \in S} \sum_{y \in T} f(x, y) \leq \sum_{x \in S} \sum_{y \in T} c(x, y) = c(S, T)$$

□

**Теорема 7.1. (О максимальном потоке и минимальном разрезе)**  $G, c, s, t$  — транспортная сеть с потоком  $f$ . Следующие утверждения эквивалентны:

1.  $f$  — максимальный поток в  $G$ .
2. Остаточная сеть  $G_f$  не содержит увеличивающих путей.
3.  $|f| = c(S, T)$  для некоторого разреза  $(S, T)$ .

*Доказательство.*

- 1  $\Rightarrow$  2 Если есть увеличивающий путь, то по лемме 7.2 можно построить поток со строго большей величиной, то есть  $f$  не максимальный.
- 2  $\Rightarrow$  3 Предположим, что нет увеличивающего пути. Определим  $S = \{v \in V | \exists p: s \rightarrow v \text{ in } G_f\}$ ,  $T = V \setminus S$ . Понятно, что это разрез. В нем для любой пары  $(u, v) \in S \times T$  выполняется  $f(u, v) = c(u, v)$ , потому что иначе бы ребро  $(u, v)$  попало бы в  $E_f$  (напомню, что там находятся только те ребра, у которых положительная остаточная пропускная способность) а значит существовал бы путь из  $s$  в  $v$ , это противоречит  $v \in T$ .

$$|f| = \sum_{x \in S} \sum_{y \in T} f(x, y) = \sum_{x \in S} \sum_{y \in T} c(x, y)$$

- 3  $\Rightarrow$  1 Из леммы 7.4 следует, что  $|f| \leq c(S, T)$ . Поэтому если достигается равенство, то  $f$  — максимальный.

□

Теперь мы умеем все доказывать, чтобы описать алгоритм из базовой идеи, который называется

### 7.3 Алгоритм Форда-Фалкерсона

```
function FFA( $\langle G = \langle V, E \rangle, c, s, t \rangle$ ):
    foreach  $(u, v) \in E$ :
         $f(u, v) := 0$ 
         $f(v, u) := 0$ 
    while  $\exists p: s \rightarrow t \text{ in } G_f$ :
         $c_f(p) := \min\{c_f(u, v) | (u, v) \in p\}$ 
        foreach  $(u, v) \in p$ :
             $f(u, v) += c_f(p)$ 
             $f(v, u) := -f(u, v)$ 
```

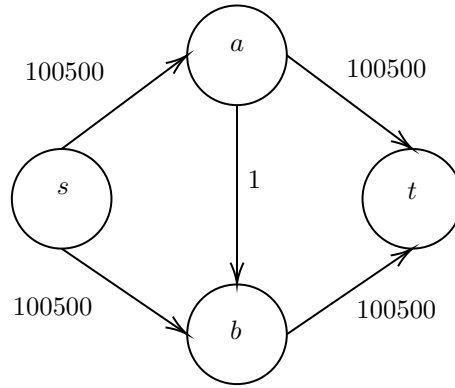
На практике, понятно, он возникает в основном только с целыми числами. Проблема этого алгоритма в том, что не указано, как именно нужно искать увеличивающий путь. Если искать его неудачно<sup>7</sup>, то алгоритм может и зависнуть.

В предположении, что числа рациональные (их можно свести к целым) и при использовании поиска в глубину или поиска в ширину для нахождения увеличивающего, время его работы составляет  $O(|E||f^*|)$ , где  $f^*$  — максимальный поток (в случае использования поиска в ширину этот алгоритм называется **алгоритмом Эдмондса-Карпа**, для него в секции 8 мы докажем более точную оценку).

Проанализируем время работы. Первый цикл выполняется за время  $\Theta(|E|)$ , второй цикл выполняется не более  $|f^*|$  раз (потому что величина потока в каждую итерацию увеличивается хотя бы на 1).

Время работы поиска  $O(|V| + |E|) = O(|E|)$  (так как наш граф связный, а в нем  $|E| \geq |V| - 1$ , поэтому весь цикл выполняется за время  $O(|E||f^*|)$ ).

**Пример 7.2.** Алгоритм работает плохо, если найдется неудачный увеличивающий путь:



Поиском в глубину находится путь  $s \rightarrow a \rightarrow b \rightarrow t$ , поэтому за одну итерацию поток увеличивается всего лишь на единицу.

В следующей итерации может найтись путь  $s \rightarrow b \rightarrow a \rightarrow t$  (так как остаточная пропускная способность  $b \rightarrow a$  теперь  $0 - (-1) = 1$ ) и он опять уменьшится всего лишь на 1, поэтому нужный поток найдется за 100500 итераций.

## 7.4 Применение к паросочетаниям

Этим алгоритмом можно пользоваться, чтобы найти в двудольном графе  $G = \langle V, E \rangle$  максимальное паросочетание. Для этого нам нужно теперь построить транспортную сеть и научиться сопоставлять потокам паросочетания.

Напомним, что мощностью паросочетания называется количество ребер в нем.

Дан двудольный граф  $G = \langle V = L \sqcup R, E \rangle$ ,  $L, R$  — доли. Добавим еще две выделенные вершины  $s, t$  (источник и приемник) и построим сеть  $G' = \langle V' = V \cup \{s, t\}, E' \rangle$ , где  $E' = \{(s, u) | u \in L\} \cup \{(u, v) | (u, v) \in E\} \cup \{(v, t) | v \in R\}$ . У каждого ребра единичная пропускная способность.

**Определение 7.6.** Поток называется **целочисленным**, если  $\forall (u, v) \in V \times V: f(u, v) \in \mathbb{Z}$ .

**Лемма 7.5.** Каждому паросочетанию в  $G$  взаимно однозначно соответствует целочисленный поток  $f$  в  $G'$  мощности  $|f| = |M|$ .

<sup>7</sup>а еще если значения пропускных способностей иррациональные, пример можно найти в англоязычной википедии

*Доказательство.* Для начала построим поток по паросочетанию: если  $(u, v) \in M$ , то  $f(s, u) = f(u, v) = f(v, t) = 1$ ,  $f(t, v) = f(v, u) = f(v, s) = -1$ , для всех остальных  $(u, v)$   $f(u, v) = 0$ . Понятно, что это поток, и так как чистый поток через разрез  $(L \cup \{s\}, R \cup \{t\})$  равен  $M$ , то и величина всего потока равна  $|M|$ .

Пусть теперь  $f$  – поток в  $G'$ . Определим

$$M = \{(u, v) | u \in L, v \in R, f(u, v) > 0\}$$

Поскольку пропускная способность каждого ребра равна 1, в вершину  $u \in L$  входит не больше одной единицы потока. Так как она обязана куда-то выходить и поток целочисленный, она выходит по одному ребру. Так что единица положительного потока входит в  $u$ , тогда существует единственная вершина  $v \in R$ , в которую эта единица входит. То же самое можно сказать про любую вершину  $v \in R$ , поэтому это паросочетание. Понятно, что величина этого потока равна  $|M|$ : по построению нашей сети  $f(s, v) = 0 \forall v \in R \cup \{s, t\}$ , поэтому

$$|f| = \sum_{v \in V' \setminus \{s\}} f(s, v) = \sum_{v \in L} f(s, v) = |M|$$

□

Понятно, что максимальному паросочетанию  $M$  соответствует максимальный поток (поскольку иначе существует паросочетание  $M'$ , для которого  $|M'| = |f'| > |f| = |M|$ ).

Чтобы применять условия этой леммы, нужно убедиться, что

**Лемма 7.6.** *Алгоритм Форда-Фалкерсона в сети с целочисленной пропускной способностью действительно строит целочисленный поток.*

*Доказательство.* Индукция по количеству итераций цикла. □

## 8 (WIP) Алгоритм Эдмондса-Карпа (Нечаев Е.)

Вариант реализации алгоритма Форда-Фалкерсона, где в качестве алгоритма поиска пути используется поиск в ширину (предполагается, что у всех ребер единичная длина), называется **алгоритмом Эдмондса-Карпа**. Для него есть хорошая оценка времени работы  $O(|V||E|^2)$ . Она хорошая, потому что не зависит от величины максимального потока.

Обозначим как  $\delta_f(u, v)$  кратчайшее расстояние между вершинами  $u$  и  $v$  в остаточной сети  $G_f$ .

**Лемма 8.1.** *Для всех вершин  $v \in V \setminus \{s, t\}$  длина кратчайшего пути  $\delta_f(s, v)$  в остаточной сети  $G_f$  монотонно возрастает при выполнении алгоритма.*

*Доказательство.* Будем доказывать от обратного. Предположим, что существует такое увеличение потока, которое приводит к уменьшению длины кратчайшего пути из  $s$  к некоторой вершине  $v$ .  $f$  – поток перед этим увеличением по пути,  $f'$  – поток после этого увеличения. Выберем  $v$ , чтобы  $\delta_{f'}(s, v)$  было минимальным. Тогда  $\delta_{f'}(s, v) < \delta_f(s, v)$ . Пусть  $u$  – вершина перед  $v$  в этом пути в  $G_{f'}$ , то есть  $\delta_{f'}(s, u) = \delta_{f'}(s, v) - 1$ . По выбору  $v$   $\delta_{f'}(s, u) \geq \delta_f(s, u)$  (иначе противоречие с минимальностью).

Теперь предположим, что  $(u, v) \in E_f$ . Но тогда

$$\delta_{f'}(s, v) = \delta_{f'}(s, u) + 1 \geq \delta_f(s, u) + 1 = \delta_f(s, v)$$

Теперь рассмотрим случай, когда  $(u, v) \notin E_f$  (но  $(u, v) \in E_{f'}$ ). Заметим, что такое может произойти только в том случае, когда поток на ребре  $f'(u, v) < f(u, v)$  ( $c_{f'}(u, v) > 0 = c_f(u, v)$ ), а

значит, поток на ребре  $(v, u)$  увеличился. Алгоритм увеличивает поток только вдоль кратчайших путей, а это значит, что в  $G_f$  кратчайший путь  $s \rightarrow u$  содержит ребро  $(v, u)$ . Поэтому

$$\delta_f(s, v) = \delta_f(s, u) - 1 \leq \delta_{f'}(s, u) - 1 = \delta_{f'}(s, v) - 1 - 1$$

Опять получили противоречие с условием  $\delta_{f'}(s, v) < \delta_f(s, v)$ .  $\square$

Теперь мы можем посчитать ограничение на количество итераций основного цикла (того, в котором проводятся увеличения пути) алгоритма.

**Определение 8.1.** *Критическим* назовем ребро  $(u, v)$  в пути  $p$ , для которого выполняется  $c_f(u, v) = c_f(p)$  (ребро с наименьшей пропускной способностью из леммы 7.2).

**Лемма 8.2.** *Количество итераций основного цикла —  $O(|V||E|)$ .*

*Доказательство.* Понятно, что в каждом увеличивающем пути есть критическое ребро, поэтому нам нужно посчитать, сколько раз каждое ребро может побывать критическим. Докажем, что не больше  $\frac{|V|}{2} - 1$  раз.

Пусть  $(u, v) \in E$  — критическое ребро. Так как увеличение проходит по кратчайшему пути,  $\delta_f(s, v) = \delta_f(s, u) + 1$ . После этого это ребро пропадет из остаточной сети и появится обратно, только если  $(v, u)$  появится в увеличивающем пути. Если  $f'$  — это такой новый поток, то  $\delta_{f'}(s, u) = \delta_{f'}(s, v) + 1$ . По лемме 8.1,  $\delta_f(s, v) \leq \delta_{f'}(s, v)$ , а значит

$$\delta_{f'}(s, u) = \delta_{f'}(s, v) + 1 \geq \delta_f(s, v) + 1 = \delta_f(s, u) + 2$$

Так что между случаями, когда ребро становится критическим, расстояние от источника вырастает как минимум на 2. Промежуточными вершинами на пути от  $s$  к  $u$  не могут быть  $s$ ,  $u$ , и  $t$ . А это значит, что пока вершина  $u$  станет недостижимой из источника, расстояние до нее не превысит  $|V| - 2$ . Поэтому ребро  $(u, v)$  станет критическим не более  $\frac{|V|-2}{2}$  раз (делим на 2, потому что половину случаев ребро  $(v, u)$  становится критическим). Так как всего ребер в остаточной сети может быть  $O(|E|)$  (обоснование есть на странице 16), количество критических ребер будет  $O(|E||V|)$ .

Так как внутренность цикла выполняется за время  $O(|E|)$ , то общее время работы алгоритма Эдмондса-Карпа —  $O(|V||E|^2)$ .  $\square$

## 9 (WIP) Алгоритм проталкивания предпотока (Нечаев Е.)

Этот алгоритм также находит максимальный поток, но отличается от предыдущих описанных алгоритмов тем, что не является вариантом алгоритма Форда-Фалкерсона, а также другой оценкой времени работы —  $O(|V|^2|E|)$ .

**Определение 9.1.** *Предпоток* называется функция  $f: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  на вершинах транспортной сети  $G = \langle V, E \rangle, s, t$ , для которой выполняются следующие свойства:

1.  $\forall (u, v) \in V \times V: f(u, v) \leq c(u, v)$
2.  $\forall (u, v) \in V \times V: f(u, v) = -f(v, u)$
3.  $\forall u \in V \setminus \{s\}: \sum_{v \in V} f(v, u) \geq 0$

$e(u) = \sum_{v \in V} f(v, u)$  называется **избыточным потоком**.

Вершина  $u \in V$  называется **переполненной**, если  $e(u) > 0$ .

**Определение 9.2.** Функция  $h: V \rightarrow \mathbb{N}$  называется **функцией высоты**, если выполняются следующие свойства:

1.  $h(s) = |V|$
2.  $h(t) = 0$
3.  $\forall (u, v) \in E_f: h(u) \leq h(v) + 1$

## 9.1 Интуитивные соображения

Представим, что наша сеть – это система из резервуаров  $V$ , соединенных трубами  $E$  и находящихся на разной высоте  $h$ . Предпоток – это жидкость, которая течет по трубам, но где-то ее втекает больше, чем вытекает, и она остается в резервуаре (мы предполагаем, что они бесконечные). Можно "перелить" (операция проталкивания) жидкость из резервуара в соединенные трубой резервуары (увеличить значение предпотока на смежных трубах, если выполняются соответствующие интуитивные условия: высота резервуара  $u$ , из которого переливают, должна быть на единицу больше высоты резервуара  $v$ , в который переливают, и  $c_f(u, v) > 0$ ), находящиеся на меньшей высоте или, если таких не найдется, "поднять" (операция поднятия) резервуар на высоту на единицу большую, чем самый нижний из смежных резервуаров.

Почти очевидно, что в таком случае предпоток превратится в поток. Как будет показано, он будет и максимальным.

## 9.2 Операция проталкивания

```
function push((u, v) ∈ E):
    if e(u) > 0 and c_f(u, v) > 0 and h(u) - h(v) = 1:
        d := min(e(u), c_f(u, v))
        f(u, v) += d
        f(v, u) := -f(u, v)
        e(u) -= d
        e(v) += d
```

Условие  $h(u) - h(v) = 1$  нужно, так как из отрицания пункта 3 условия на функцию высоты следует, что если высоты различаются больше чем на единицу, остаточных ребер просто нет, поэтому проталкивать что-либо бессмысленно.

Понятно, что предпоток после проталкивания остается предпотоком (сохранение свойств 1, 2 совсем очевидно, свойство 3 сохраняется, потому что мы вычитаем что-то, не превосходит  $e(u)$ ).

Проталкивание называется **насыщающим**, если после него  $c_f(u, v) = 0$  (ребро, соответственно, становится **насыщенным**). Понятно, что после ненасыщающего проталкивания вершина  $u$  перестает быть переполненной (мы так выбираем  $d = \min(e(u), c_f(u, v))$ , что зануляется либо переполненность, либо остаточная пропускная способность).

**Лемма 9.1.** *После проталкивания функция высоты остается функцией высоты (не нарушаются ее свойства).*

*Доказательство.* Так как высоты не меняются, нужно только проверить, что сохраняется условие 3. Операция может удалить ребро  $(u, v)$  из  $E_f$  (если  $c_f(u, v) < e(u)$ ) или добавить ребро  $(v, u)$ , если его не было (так как если  $e(u) < c_f(u, v)$ , то  $f_{\text{new}}(v, u) = (v, u) + f_{\text{new}}(u, v) > 0 = c_f(v, u)$ ). В первом случае удаление ребра делает неактуальным ограничение. Во втором случае выполняется  $h(v) = h(u) + 1$ , поэтому  $h(v) \leq h(u) + 1$ . Поэтому  $h$  остается функцией высоты.  $\square$

## 9.3 Операция подъема

```
function relabel(u ∈ V):
    if e(u) > 0 and ∀v ∈ {x | (u, x) ∈ E_f}: h(u) ≤ h(v):
        h(u) += 1 + min_{(u, v) ∈ E_f} {h(v)}
```

**Лемма 9.2.** После подъема функция высоты остается функцией высоты (не нарушаются ее свойства).

*Доказательство.* Докажем, что эта функция назначает наибольшую возможную высоту, удовлетворяющую условиям высоты. Так как вершина  $u$  переполнена ( $e(u) > 0$ ), то существует вершина  $v$ , для которой  $f(v, u) > 0$ , значит,  $c_f(u, v) = c(u, v) - f(u, v) = c(u, v) + f(v, u) > 0$ , а значит,  $(u, v) \in E_f$ . Поэтому  $\min_{(u,v) \in E_f} \{h(v)\}$  определено и это наибольшее возможное значение, удовлетворяющее условию 3.

Понятно, что источник и сток выше поднять нельзя, рассмотрим другую вершину  $w$  и входящее в него ребро  $(u, v)$ . Поскольку высота строго увеличивается ( $h(u) \leq h(v)$  для всех  $(u, v) \in E_f$  до поднятия, а значит,  $h(u) < 1 + h(v) = h_{\text{new}}(u)$  для такого смежного  $v$ , что  $h(v)$  минимально), выполняется  $h(w) \leq h(u) + 1 \leq h_{\text{new}}(u) + 1$   $\square$

## 9.4 Начальный предпоток

Начальный предпоток определяется так:

$$f(u, v) = \begin{cases} c(u, v), & u = s, \\ -c(u, v), & v = s, \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}$$

Начальная высота определяется так:

$$h(u) = \begin{cases} |V|, & u = s, \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}$$

Это действительно корректно определенная функция высоты, поскольку единственные ребра, для которых не выполняется условие 3 – это ребра, выходящие из источника, но так как для них значение предпотока равно значению пропускной способности, их нет в  $E_f$ .

В виде кода это выглядит так:

```
function init_preflow( $G = \langle V, E \rangle, s$ ):
    foreach  $v \in V \setminus \{s\}$ :
         $h(v) := 0$ 
         $e(v) := 0$ 
    foreach  $(u, v) \in E$ :
         $f(u, v) := 0$ 
         $f(v, u) := 0$ 
     $h(s) := |V|$ 
    foreach  $(s, u) \in E$ :
         $f(s, u) := c(s, u)$ 
         $f(u, s) := -c(s, u)$ 
         $e(u) := c(s, u)$ 
         $e(s) -= c(s, u)$ 
```

## 9.5 Алгоритм. Его корректность.

Для начала нужно доказать лемму:

**Лемма 9.3.** Пусть  $G, s, t$  – транспортная сеть с предпотоком  $f$  и какой-то функцией высоты  $h$ . Тогда к любой переполненной вершине можно применить либо проталкивание, либо подъем.

*Доказательство.* Для  $(u, v) \in E_f$  выполняется  $h(u) \leq h(v) + 1$  (по условию на высоту). Если  $h(u) - h(v) = 1$  для какой-то вершины  $v$ , то выполняется операция проталкивания, а иначе  $h(u) < h(v) + 1 \Rightarrow h(u) \leq h(v) \forall (u, v) \in E_f$ , а значит, выполнима операция подъема.  $\square$

Понятно, что они не могут быть выполнены одновременно.

Теперь мы можем написать алгоритм:

```
function PPA( $G, s, t$ ):
    init_preflow( $G, s$ )
    while  $\exists u: (\exists v \in V: \text{Pushable}(u, v)) \wedge \text{Relabelable}(u)$ :
        if  $\text{Pushable}(u, v)$ :
            push( $u, v$ )
        else: relabel( $u$ )
```

**Лемма 9.4.**  $G = \langle V, E \rangle, s, t, f, h$  — транспортная сеть с источником, стоком, предпоток и функцией высоты. Тогда нет пути из источника в сток в  $G_f$ .

*Доказательство.* Предположим, что существует такой путь  $v_0 = s \rightarrow v_1 \rightarrow \dots \rightarrow v_{k-1} \rightarrow t = v_k, (v_i, v_{i+1}) \in E_f$ . Можно считать, что этот путь простой, а поэтому  $k < |V|$ . Кроме того,  $h(v_i) \leq h(v_{i+1}) + 1 \forall 0 \leq i \leq k-1$ . Но, сложив все эти неравенства, мы получим, что  $h(s) \leq h(t) + k \Rightarrow |V| \leq 0 + k$ . Противоречие.  $\square$

**Теорема 9.1. (О корректности)** После окончания работы алгоритма  $f$  становится максимальным потоком.

*Доказательство.* Понятно, что  $f$ , инициализированный в `initialize_preflow`, является предпоток.

В процессе выполнения алгоритма производятся операции проталкивания и поднятия, которые, как мы уже знаем, оставляют  $f$  и  $h$  предпоток и функцией высоты.

После окончания работы все вершины, кроме  $s$  и  $t$  должны иметь избыточный поток 0 (по лемме 9.3). Поэтому это поток. По лемме 9.4 нет пути из источника в сток, а значит по теореме 7.1 этот поток — максимальный.  $\square$

## 9.6 Время работы

**Лемма 9.5.**  $G, s, t, f$  — Транспортная сеть с предпоток. Тогда для любой вершины  $u$  с ненулевым избыточным потоком существует простой путь  $u \rightarrow s$  в  $G_f$ .

*Доказательство.* Пусть  $U = \{v | \exists p: u \rightarrow v \text{ — простой путь в } G_f\}$ . Предположим, что  $s \notin U$ .

Заметим, что  $\forall v \in U, w \in V \setminus U: f(w, v) \leq 0$ , так как если бы  $f(w, v) > 0$ , то  $f(v, w) < 0 \Rightarrow c_f(v, w) > 0$ , а значит  $(v, w) \in E_f$  и существует простой путь  $u \rightarrow v \rightarrow w$ , что противоречит выбору  $w$ .

Отсюда следует, что

$$\sum_{x \in U} e(x) = \sum_{x \in U} \sum_{v \in V} f(v, x) = \sum_{y \in V \setminus U} \sum_{x \in U} f(y, x) + \sum_{y \in U} \sum_{x \in U} f(y, x) = \sum_{y \in V \setminus U} \sum_{x \in U} f(y, x) \leq 0$$

Поскольку избыточные потоки неотрицательны для любой вершины, кроме  $s$ , а  $s \notin U$ , то все избыточные потоки нулевые, а значит  $e(u) = 0$ , что противоречит условию.  $\square$

**Лемма 9.6. (Ограничение на функцию высоты)** Во время работы алгоритма  $\forall u \in V: h(u) \leq 2|V| - 1$ .



*Доказательство.*

$$h(s) = |V| \leq 2|V| - 1$$

$$h(t) = 0 \leq 2|V| - 1$$

Для  $u \in V \setminus \{s, t\}$  в начале алгоритма  $h(u) = 0$ . После операции поднятия вершина переполнена, а значит есть простой путь  $v_0 = u \rightarrow v_1 \rightarrow \dots \rightarrow s = v_k$  (по лемме 9.5), а значит,  $k \leq |V| - 1$ . По условию на высоту  $h(v_i) \leq h(v_{i+1}) + 1$ . Складывая неравенства, получаем  $h(u) \leq h(s) + k \leq |V| + |V| - 1$ .  $\square$

**Теорема 9.2. (Оценка времени)** Алгоритм выполняется за время  $O(|V|^2|E|)$ .

*Доказательство.* Построим ограничение на каждую из операций: на поднятия, насыщающие и ненасыщающие проталкивания.

**Операций поднятия меньше чем  $2|V|^2$ .** Тут все совсем просто. Подниматься могут  $|V \setminus \{s, t\}| = |V| - 2$  вершин и, так как изначально все высоты 0, а верхняя граница  $2|V| - 1$ , всего поднятий не больше  $(|V| - 2)(2|V| - 1) < 2|V|^2$ .

**Операций насыщающих проталкиваний меньше чем  $2|V||E|$ .** (напомню, что насыщающим проталкиванием вдоль ребра  $(u, v)$  называется такое, что после него  $c_f(u, v) = 0$ .) Будем считать проталкивания вдоль  $(u, v)$  и вдоль  $(v, u)$  вместе. Когда произошло проталкивание вдоль  $(u, v)$ , выполнялось  $h(u) = h(v) + 1$ . чтобы оно произошло еще раз, должно произойти проталкивание вдоль  $(v, u)$ , для которого требуется  $h(v) = h(u) + 1$ , поэтому высота  $u$  должна увеличиться (уменьшиться она не может) хотя бы на 2. Из ограничения на высоту получаем, что насыщающих увеличений вдоль  $(u, v)$  или  $(v, u)$  должно быть меньше  $\frac{2|V|-1}{2} + \frac{2|V|-1}{2} < 2|V|$ . Значит всего насыщающих увеличений вдоль любого ребра должно быть меньше  $2|V||E|$ .

**Операций ненасыщающих проталкиваний меньше чем  $4|V|^2(|V| + |E|)$ .** Рассмотрим величину  $\Phi = \sum_{\substack{v \in V \\ e(v) > 0}} h(v)$ . Понятно, что  $\Phi \geq 0$ . В начале и в конце выполнения алгоритма  $\Phi = 0$  (в конце,

потому что у потока единственная переполненная вершина — это  $t$ , но ее высота 0) и оно может измениться после любой из операций, однако при поднятии и насыщающем проталкивании значение обязательно вырастет меньше чем на  $2|V|$ : первое — из ограничения на высоту, а второе — из того, что только одна вершина  $v$  (если проталкивать вдоль  $(u, v)$ ) может стать переполненной, а ее высота меньше строго меньше  $2|V|$ . При ненасыщающем же проталкивании  $\Phi$  уменьшается хотя бы на 1: пусть мы проталкиваем вдоль  $(u, v)$ . После него  $e(u) = 0$ , поэтому  $\Phi$  уменьшилась на  $h(u)$ , а вершина  $v$  могла стать, а могла не стать переполненной. Если она не стала, то она не влияет на  $\Phi$ , а если стала, то к  $\Phi$  добавилось  $h(v)$ , но так как  $h(u) - h(v) = 1$ ,  $\Phi$  уменьшилось на 1. Из прошлых пунктов мы знаем количество увеличений и насыщающих проталкиваний, а значит знаем верхнюю границу на  $\Phi$ :  $\Phi < (2|V|)(2|V|^2) + (2|V|)(2|V||E|) = 4|V|^2(|V| + |E|)$ . Так как  $\Phi$  в конце становится нулем, ненасыщающих проталкиваний меньше чем  $4|V|^2(|V| + |E|)$ .

Из всего этого получается оценка на количество операций.  $O(2|V|^2 + 2|V||E| + 4|V|^2(|V| + |E|)) = O(|V|^2|E|)$  (напомню, что у нас связный граф, а значит,  $|V| \leq |E| + 1$ ).

Если хранить список переполненных вершин и для каждой вершины хранить список менее высоких соседей, то операция проталкивания реализуется за  $O(1)$ , а операция поднятия за  $O(|V|)$  (поскольку нужно вычислить минимум). Понятно, что при такой структуре выбор операции реализуется за  $O(1)$ , что дает оценку времени.  $\square$

## 10 Вероятностные алгоритмы с односторонней ограниченной вероятностью ошибки. Алгоритм Фрейвальдса для проверки умножения матриц. (Ермошин И.)

**Вероятностные алгоритмы с односторонней ограниченной вероятностью ошибки.** Нам надо что-то проверить. Придумываем алгоритм, который это проверяет, но может ошибиться. Более точно: при истинном успехе алгоритм всегда сообщает об успехе, но при истинной неудаче алгоритм может ошибиться – сообщить об успехе с вероятностью  $p$ . Повторив его 10 раз, получим вероятность ошибки  $p^{10}$ , что, вероятно (ha ha), гораздо меньше.

**Алгоритм Фрейвальдса для проверки умножения матриц.** Есть три матрицы:  $A_{m,n}$ ,  $B_{n,k}$  и  $C_{m,k}$ , хотим узнать  $A \times B = C$  или нет.

**Решение** за  $O\left(\frac{mnk}{\min(m,n,k)}\right)$  с вероятностью ошибки  $\leq \frac{1}{2}$ .

**NB:** Если все матрицы  $A$ ,  $B$ ,  $C$  квадратные, то мы проверим за  $O(n^2)$ , а если бы проверяли умножением матриц – это  $O(n^{2.8})$  (алгоритм Штрассена)

Сгенерируем случайный столбец  $r$  длины  $k$  из нулей и единиц (все равновероятно). Давайте проверять равенство  $AB \times r = C \times r$ ; если умножать так:  $A \times (B \times r)$ , получится время  $O(nk + mn + mk) = O\left(\frac{mnk}{\min(m,n,k)}\right)$ , где каждое слагаемое есть время перемножения матриц  $B \times r$ ,  $A \times Br$  и  $C \times r$ .

**Убедимся в том, что у алгоритма все хорошо**

Очевидно, если  $A \times B = C$ , алгоритм так и сообщает.

Посчитаем вероятность ошибки, т.е. когда при  $A \times B \neq C$  для случайно выбранного вектора  $r$  окажется  $AB \times r = C \times r$ .

Перепишем  $ABr = Cr$  как  $Xr = 0$ ,  $X = AB - C$ . Посмотрим на какой-нибудь ненулевой элемент  $x_{kl}$ . Имеем:

$$\sum_{i=1, i \neq l}^n x_{ki}r_i + x_{kl}r_l = 0$$

Из этого выражения однозначно определяется  $r_l$ . Это означает, что уже векторов  $r$ , удовлетворяющих  $Xr = 0$ , не более  $2^{k-1}$ , а шанс выбрать такой вектор не превосходит  $\frac{2^{k-1}}{2^k} = \frac{1}{2}$ . Таким образом, вероятность ошибки  $\leq \frac{1}{2}$ .  $\square$

## 11 (В РАЗРАБОТКЕ) Вероятностный алгоритм для сравнения строк на расстоянии и алгоритм Рабина-Карпа. (Ермошин И.)

**Вероятностный алгоритм для сравнения строк.**

Под «на расстоянии» имеется в виду, что мы хотим потратить как можно меньше памяти на сравнение этих строк.

Есть две строчки  $a$  и  $b$  длины  $n$  над  $\{0; 1\}$ , хотим их сравнить. Выберем случайное простое число  $p$  от 3 до  $\tau$ , сравним остатки ( $a$  и  $b$  отождествим с числами, которые они задают при переводе в 10-ю систему счисления) от деления на  $p$ . Посмотрим на вероятность того что  $a \neq b$ , но  $a \bmod p = b \bmod p$ . Коли сравнивать мы будем числа по модулю  $p$ , нам потребуется только

$O(\log p)$  памяти на хранение двух остатков. Плохие числа – это  $\{p \in \mathbb{P} | (a - b) \vdots p\}$ .

**Лемма** У числа  $k \leq 2^n$  меньше  $n$  различных простых делителей (очевидно)

Пусть  $\tau = n^2 \log^2(n)$ ; очевидно,  $a - b \leq 2^n$ , тогда  $P_{\text{ошибки}} \leq \frac{n}{\log \tau} = O(\frac{1}{n})$ . Здесь мы пользуемся ослабленной версией PNT:  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\pi(n)}{\frac{n}{\log n}} = 1$ .

**Алгоритм Рабина-Карна** Есть две строки,  $|a| = m \leq |b| = n$ , хотим посмотреть, является ли  $a$  подстрокой  $b$ .

Обозовем  $b(i) = b_i b_{i+1} \dots b_{i+m-1}$ , если отождествить их с числами, получим  $b(i) = \frac{b(i-1) - b_{i-1}}{2} + 2^{m-1} b_{i+m-1}$ , посчитаем  $\{b(i)\}_{0 \leq i \leq n-m}$ . Теперь посравниваем  $a$  с получившимися  $b$ -шками по модулю случайного  $p$ , как в предыдущем алгоритме, но возьмем  $\tau = (n^2 m) \log(n^2 m)$ .  $P_{\text{ошибки}} \leq \frac{n}{\log \tau} \leq \frac{2}{n^2} = O(\frac{1}{n^2})$ , если  $a = b(i)$ , проверим руками равенство данной подстроки и  $a$ , теперь вероятность ошибки равна нулю. Посмотрим за сколько наш алгоритм работает. Если выключить ручную перепроверку, очевидно, будет  $O(n)$ , так как мы за  $O(m)$  посчитаем  $\{b(i)\}$  и  $n - m + 1$  раз проведем сравнение  $b(i)$  и  $a$ . Есть включить, то <это я напишу когда-нибудь, когда пойму, что написано в конспекте Гирша(никогда)>.

## 12 Рандомизированный QuickSort (Осипов Д.)

В этом параграфе мы строго докажем, что среднее время (матожидание времени) работы рандомизированного Quicksort есть  $O(n \log n)$ .

Приведем его реализацию (Cormen). Сортировка всего массива вызывается `Quicksort(A, 1, len(A))`.

---

**Algorithm 1:** Нижний текст

---

```

1 Partition(A, p, r):
2   i = random ∈ [p, r]
3   A[r] ↔ A[i]
4   x = A[r]
5   i = p - 1
6   for j = p...r - 1 do
7     if A[j] ≤ x then
8       i++
9       A[i] ↔ A[j]
10    end
11  end
12  A[i + 1] ↔ A[r]
13  return i + 1
14
15 Quicksort(A, p, r):
16 if p < r then
17   q = Partition(A, p, r)
18   Quicksort(A, p, q - 1)
19   Quicksort(A, q + 1, r)
20 end

```

---

Напомним, как работает процедура **Partition**. Она обрабатывает отрезок  $[p..r]$  массива  $A$  следующим образом. В строках 2-4 случайно выбирается *опорный элемент*, который перемещается в конец отрезка и запоминается в  $x$ . В строках 5-11 элементы  $[p..r - 1]$  меняются таким образом, что все элементы  $\leq x$  расположены слева, а все элементы  $> x$  справа. Строка 12 располагает  $x$  между этими частями (немного меняя правую часть). Таким образом, отрезок  $A[p..r]$  разбивается на три части: сначала идут элементы  $\leq x$ , потом сам  $x$ , потом  $> x$ . Строка 13 возвращает позицию  $x$ .

Итак, считаем среднее время. За  $X$  обозначим случайную величину – общее число сравнений, произведенных на строке 7, за все время выполнения  $\text{Quicksort}(A, 1, \text{len}(A))$ . Из строк 18-19 видно, что каждый вызов  $\text{Quicksort}$  «убирает» из работы один элемент массива, поэтому всего вызовов  $\text{Partition}$  не более  $n$ . Каждый вызов  $\text{Partition}$  совершает  $O(1)$  действий плюс какое-то количество сравнений, так что суммарное время работы  $\text{Quicksort}(A, 1, \text{len}(A))$  есть  $O(n + X)$ .

Нам нужно вычислить матожидание общего числа сравнений  $\mathbb{E}X$ . Переименуем элементы  $A$  как  $z_1 \leq \dots \leq z_n$ .

Заметим, что любая пара элементов сравнивается не более одного раза. Действительно, при любом сравнении, как видно из строки 7, один из двух сравниваемых элементов – опорный, и после окончания цикла (строка 6) этот опорный элемент «выпадает» из работы и более ни с чем не сравнивается. Так что введем случайную величину  $X_{ij} = [z_i, z_j \text{ когда-то сравнивались}]$ . Ясно, что тогда:

$$\mathbb{E}X = \mathbb{E} \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n X_{ij} = \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n \mathbb{E}X_{ij} = \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n \mathbb{P}[z_i, z_j \text{ когда-то сравнивались}]$$

Осталось подсчитать  $\mathbb{P}[z_i, z_j \text{ когда-то сравнивались}]$ . Нужно выяснить, в каком случае  $z_i$  и  $z_j$  сравнятся, а в каких нет.

Для примера рассмотрим массив, содержащий в каком-то порядке числа  $\{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10\}$ . Пусть первым опорным элементом стала 7. Во-первых, это означает, что на данном этапе 7 сравнится со всеми остальными числами, а далее «выпадет» и ни с чем сравниваться не будет. Во-вторых, множество разбивается на две части  $\{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$  и  $\{8, 9, 10\}$  в том смысле, что все дальнейшие сравнения будут происходить **только** внутри этих частей. Например, 2 и 9 точно не сравнятся, а 2 и 4 могут сравниться (если не попадут в разные части на какой-нибудь из следующих итераций).

В общем случае всё обстоит так: если какой-то элемент  $x$  ( $z_i \leq x \leq z_j$ ) был опорным до того, как опорными стали  $z_i$  и  $z_j$ , то  $z_i$  и  $z_j$  не сравнятся. И наоборот – если ни один из элементов  $z_i, z_{i+1}, \dots, z_j$  не стал опорным до того, как опорным стал  $z_i$  или  $z_j$ , то  $z_i$  и  $z_j$  сравнятся.

Итак, можно видеть, что  $z_i$  и  $z_j$  сравнятся тогда и только тогда, когда среди элементов  $z_i, z_{i+1}, \dots, z_j$  раньше всех опорным элементом станет либо  $z_i$ , либо  $z_j$ . Вероятность этого равна  $\frac{2}{j-i+1}$ .

Имеем:

$$\mathbb{E}X = \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n \frac{2}{j-i+1}$$

Замена переменных во внутренней сумме  $k = j - i$  дает:

$$= \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{k=1}^{n-i} \frac{2}{k+1} < \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n \frac{2}{k} = \sum_{i=1}^n O(\log n) = O(n \log n)$$

Таким образом, матожидание времени работы  $\text{Quicksort}$  есть  $O(n + n \log n) = O(n \log n)$ . □

## 13 (В РАЗРАБОТКЕ) Проверка равенства полиномов. Лемма Шварца-Циппеля. (Ермошин И.)

**Лемма Шварца-Циппеля.**  $0 \neq p \in \mathbb{Z}[x_1, \dots, x_m]$ , все  $\deg x_i \leq d$ ,  $A \subset \mathbb{Z}$ ,  $|A| < \infty$ . Тогда

$$|\{(i_1, \dots, i_m) \in A^m | p(i_1, \dots, i_m) = 0\}| \leq md|A|^{m-1}$$

Докажем индукцией по количеству переменных: при  $m = 1$ , очевидно, корней  $\leq d$ .

Переход: Очевидно, можно написать  $p(x_1, \dots, x_m) = x_m^d \cdot y_d + \dots + x_m^0 \cdot y_0$ , где  $\{y_i\} \subset \mathbb{Z}[x_1, \dots, x_{m-1}]$ . Оценим число корней  $x = (x_1, \dots, x_m)$ , рассмотрев два случая:

1)  $x$  обнуляет  $y_d$ . Таких корней  $\leq (m-1)d|A|^{m-2} \cdot |A|$  (выберем  $x_1, \dots, x_{m-1}$  по предположению индукции  $\leq (m-1)d|A|^{m-2}$  способами и возьмем в качестве  $x_m$  любое число из  $A$ ).

2)  $x$  не обнуляет  $y_d$ . Тогда при подстановке  $x_1, \dots, x_{m-1}$  получится ненулевой многочлен от  $x_m$ . У него корней не больше, чем  $d$ . Оценим грубо: всего наборов  $(x_1, \dots, x_{m-1})$  значений  $|A|^{m-1}$  штук, значит корней  $\leq d|A|^{m-1}$ .

Итого  $\leq (m-1)d|A|^{m-1} + d|A|^{m-1} = md|A|^{m-1}$ . □

**Задача.** Даны два многочлена  $p_1$  и  $p_2$ . Выяснить, равны ли они.

Считается, что многочлены достаточно большие и даны в таком виде, что приведение к каноническому виду  $p = a_d x^d + \dots + a_0$  очень затруднено, но вычисление значений многочленов в точках возможно. Например, если многочлен задан разложением на множители  $p = (x-x_1)\dots(x-x_d)$ , для раскрытия скобок и приведения подобных нужно сделать  $O(2^d)$  действий, но вычислить значение в точке можно за  $O(d)$ .

Алгоритм таков. За полином от длины вычислим  $m$  – количество переменных,  $d = \max \deg x_i$ . Зафиксируем некоторое конечное  $A \subseteq \mathbb{Z}$ . Выберем случайно  $x \in A^m$  и вычислим значения  $p_1(x), p_2(x)$ . Если  $p_1(x) = p_2(x)$ , то ответим «многочлены совпадают», иначе – «многочлены не совпадают». Описание алгоритма закончено.

Ясно, что если  $p_1 = p_2$ , то алгоритм об этом и сообщит. Посчитаем вероятность ошибки: когда  $p_1 \neq p_2$ , но  $p_1(x) = p_2(x)$ . По лемме знаем, что у  $p_1 - p_2$  не более  $md|A|^{m-1}$  корней, таким образом, вероятность попасть в корень не превосходит:

$$\leq \frac{md|A|^{m-1}}{|A|^m} = \frac{md}{|A|}$$

Ясно, что это и есть вероятность  $p_1(x) = p_2(x)$  при  $p_1 \neq p_2$ . □

**NB:** Размер выбранного конечного  $A$  влияет на вероятность ошибки, но не влияет на время работы алгоритма. Таким образом, требуемая малость вероятности ошибки может достигаться не только повторением алгоритма, но и размером  $A$ .

## 14 Слабоэкспоненциальные детерминированные алгоритмы SAT для 3-КНФ (Осипов Д.)

### 14.1 Начальные сведения

**Задача (SAT)** Для данной пропозициональной формулы от  $n$  переменных определить, выполнима ли она.

**Решение за  $O(2^n)$ .** Переберем все  $2^n$  возможных наборов значений переменных. □

**Факт.** Задача SAT NP-трудна: любую задачу из NP можно свести к SAT. Научимся решать SAT за полином  $\implies$  научимся решать любую NP-задачу за полином и получим  $P = NP$ . Докажем, что SAT не решается за полином  $\implies$  автоматически  $P \neq NP$ .

**Факт.** SAT сводится к 3-SAT.

**Задача (3-SAT)** Пусть дана пропозициональная формула от  $n$  переменных в 3-КНФ (каждый конъюнкт содержит не более трех слагаемых). Определить, выполнима ли она.

## 14.2 Метод расщепления: $O(1.92^n)$ , $O(1.84^n)$

**Решение за  $O((\sqrt[3]{7})^n) = O(1.92^n)$  (метод расщепления-1).**

Рекурсивный алгоритм. Выделим один из конъюнктов

$$\dots \wedge (x_1^{\sigma_1} \vee x_2^{\sigma_2} \vee x_3^{\sigma_3}) \wedge \dots$$

Из всех восьми возможных наборов значений  $x_1, x_2, x_3$  конкретно под этот конъюнкт подходят только семь – все, кроме  $(x_1, x_2, x_3) = (\bar{\sigma}_1, \bar{\sigma}_2, \bar{\sigma}_3)$ .

Для каждого из семи наборов значений делаем следующее: подставляем его в формулу и запускаем алгоритм рекурсивно на получившейся формуле от  $n - 3$  переменных.

Время работы определяется соотношением  $T(n) = 7T(n - 3) + O(1)$ , откуда немедленно  $T(n) = O(7^{n/3})$   $\square$ .

Здесь нужна картинка

**Решение за  $\sim O(1.84^n)$  (метод расщепления-2) .**

Снова рекурсивный алгоритм. Выделим один из конъюнктов

$$\dots \wedge (x_1^{\sigma_1} \vee x_2^{\sigma_2} \vee x_3^{\sigma_3}) \wedge \dots$$

Рекурсивно рассмотрим три случая, когда этот конъюнкт может быть истинен:

1. либо  $x_1 = \sigma_1$ ,
2. либо  $x_1 = \neg\sigma_1$  и  $x_2 = \sigma_2$ ,
3. либо  $x_1 = \neg\sigma_1$ ,  $x_2 = \neg\sigma_2$  и  $x_3 = \sigma_3$

Для каждого из этих случаев сделаем подстановку и рекурсивно решим подзадачи: для формул от  $n - 1$ ,  $n - 2$  и  $n - 3$  переменных соответственно.

Время работы описывается соотношением  $T(n) = T(n - 1) + T(n - 2) + T(n - 3) + O(1)$ .  $T(n) = O(1.84^n)$  – его приближенное решение.  $\square$

Здесь нужна картинка

## 14.3 Метод локального поиска: $O(1.74^n)$

Следующее решение основано на методе «локального поиска». Зададим на множестве векторов  $\{0, 1\}^n$  метрику  $d(x, y) =$  количество позиций, в которых  $x$  и  $y$  различны. Для данного вектора  $x$  и натурального  $r$  определим шар  $H(x, r)$  – множество векторов, отличающихся от  $x$  не более, чем в  $r$  позициях.

Нам понадобится следующая *вспомогательная задача*.

**Вспомогательная задача.** Дан вектор  $x \in \{0, 1\}^n$  и натуральный радиус  $r$ . Проверить, есть ли в шаре  $H(x, r)$  выполняющий набор для данной 3-КНФ формулы.

**Решение вспомогательной задачи за  $O(3^r)$ .** Рекурсивный алгоритм. Сначала проверим формулу на наборе  $x$ . Если в нем формула не выполнена, выделим в ней любой ложный конъюнкт  $(x_a^{\sigma_a} \vee x_b^{\sigma_b} \vee x_c^{\sigma_c})$ . Если в  $H(x, r)$  присутствует выполняющий набор  $x^*$ , то  $x^*$  не совпадает с  $x$  хотя бы в одной из позиций  $a, b, c$ . Рассмотрим три набора  $x^{(a)}, x^{(b)}, x^{(c)}$ , каждый из которых получается из  $x$  инвертированием  $a$ -той,  $b$ -той и  $c$ -той переменной соответственно. Хотя бы один из наборов  $x^{(a)}, x^{(b)}, x^{(c)}$  будет на единицу ближе к  $x^*$  (ведь изменилась всего одна переменная). Запустим от каждого из них этот алгоритм рекурсивно. Тогда на глубине рекурсии, не превосходящей  $r$ , набор  $x^*$  найдется, если он есть в  $H(x, r)$ . Очевидно, решение работает за  $O(3^r)$   $\square$ .

Теперь мы готовы решать нашу задачу 3 – SAT.

**Решение за  $O(\sqrt{3}^n) = O(1.74^n)$  (локальный поиск).**

Обозначим  $\mathbf{0} = (0, \dots, 0)$  и  $\mathbf{1} = (1, \dots, 1)$  – вектора в  $\{0, 1\}^n$ . Заметим, что всё пространство  $\{0, 1\}^n$  покрывается двумя шарами  $H(\mathbf{0}, n/2)$  и  $H(\mathbf{1}, n/2)$ . Действительно, каждый вектор длины  $n$  имеет либо хотя бы  $n/2$  единиц, либо хотя бы  $n/2$  нулей, откуда следует требуемое. Значит, достаточно за  $O(3^{n/2})$  поискать выполняющий набор в каждом из двух шаров. Итоговое время работы  $O(3^{n/2}) + O(3^{n/2}) = O(3^{n/2})$ .  $\square$

## 15 Алгоритм Шоннинга для 3-SAT, использующий случайное блуждание (Осипов Д.)

Условие задачи все еще в том билете.

Мы предъявим вероятностное решение с *односторонней ограниченной вероятностью ошибки* (такое было здесь).

**Вероятностное решение (Schöningg, 1999), время  $O(n^2(4/3)^n)$ , шанс ошибки  $\leq 1/2$**

Алгоритм описывается даже проще, чем предыдущие. В начале мы берем случайный  $x \in \{0, 1\}^n$ . Повторим не более  $n$  раз следующее: если  $x$  не выполняет формулу, то возьмем в ней случайный ложный конъюнкт, случайно выберем **одну** переменную в нем и изменим ее значение. Описание алгоритма закончено.

Оценим снизу вероятность того, что этот алгоритм найдет выполняющий набор  $x^*$ . Не уменьшая общности, предположим, что выполняющий набор  $x^*$  существует и единственный. Заметим тогда (по **рассуждению из билета 20**), что при каждой итерации цикла  $x$  становится ближе к  $x^*$  с вероятностью  $\geq 1/3$  и дальше от  $x^*$  с вероятностью  $\leq 2/3$ . Поэтому, не уменьшая общности, еще предположим, что вероятности приближения и отдаления – **ровно**  $1/3$  и  $2/3$  соответственно.

Итак, вероятность того, что  $x$  совпадет с  $x^*$ , моделируется следующей задачей на случайное блуждание по отрезку  $[0, N]$ .  $x$  начинает свой путь в некоторой точке этого отрезка, делает шаг влево с вероятностью  $1/3$ , вправо – с  $2/3$  (и все время остается в отрезке  $[0, N]$ ), и необходимо оценить вероятность того, что в течение  $n$  шагов он когда-нибудь посетит 0.

Не уменьшая общности, для того, чтобы  $x$  посетил 0 в течение  $n$  шагов, **достаточно** (конечно, не необходимо) два условия:

1. Случайно выбранный в начале алгоритма  $x$  оказался  $x^*$  на расстоянии  $n/3$  от  $x^*$
2. За  $n$  шагов из точки  $n/3$  он придет в 0, совершив  $2n/3$  шагов влево и  $n/3$  шагов вправо, не выходя при этом за границу отрезка 0.

Сейчас мы посчитаем вероятности этих двух событий, их произведение и будет оценкой снизу на вероятность того, что алгоритм найдет выполняющий набор.

Вероятность первого события равна  $P_1 = \frac{\binom{n}{n/3}}{2^n}$  так как из  $2^n$  равновероятных наборов  $\in \{0, 1\}^n$  мы должны выбрать тот, у которого ровно  $n/3$  позиций, в которых он и  $x^*$  различаются.

Для подсчета вероятности второго события воспользуемся следующей задачей.

**Теорема (задача о пьянице и канаве).** Сколько существует путей из точки  $S = P - Q > 0$  в точку 0, состоящих ровно из  $P$  шагов влево,  $Q$  шагов вправо и не выходящих за точку 0? Ответ:  $\frac{P-Q}{P+Q} \binom{P+Q}{P}$ .

Доказательство задачи можно найти здесь.  $\square$

В нашем случае количество шагов влево  $P = 2n/3$ , вправо  $Q = n/3$ , так что всего таких путей  $\frac{1}{3} \binom{n}{n/3}$ . Для фиксированного пути с  $P$  шагами влево и  $Q$  шагами вправо вероятность, что  $x$  пройдет именно его, равна  $(1/3)^P (2/3)^Q = (1/3)^{2n/3} (2/3)^{n/3}$ , так что:

$$P_2 = \frac{1}{3} \binom{n}{n/3} (1/3)^{2n/3} (2/3)^{n/3}$$

Символом  $\simeq$  будем обозначать «эквивалентность с точностью до константы», т.е:

$$[f \simeq g] \iff [\exists C > 0 : f \sim Cg]$$

С помощью формулы Стирлинга  $n! \sim \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n \simeq \sqrt{n} \left(\frac{n}{e}\right)^n$  можно убедиться, что:

$$P_1 \simeq \frac{1}{\sqrt{n}} \left(\frac{3}{2^{5/3}}\right)^n$$

$$P_2 \simeq \frac{1}{\sqrt{n}} \left(\frac{1}{2^{1/3}}\right)^n$$

И поэтому вероятность успеха асимптотически хотя бы

$$P \geq P_1 \cdot P_2 \simeq \frac{1}{\sqrt{n}} \left(\frac{3}{2^{5/3}}\right)^n \cdot \frac{1}{\sqrt{n}} \left(\frac{1}{2^{1/3}}\right)^n = \frac{1}{n} \left(\frac{3}{4}\right)^n$$

Однако этот алгоритм работает за  $O(n)$  времени! Его можно повторить много раз, увеличивая шансы на успех. В частности, если повторить его  $n \left(\frac{4}{3}\right)^n = L$  раз, то имеем вероятность неудачи:

$$\left(1 - \frac{1}{L}\right)^L \leq \frac{1}{e} \leq \frac{1}{2}$$

Что и приводит нас к требуемому результату. □

**NB:** А если повторить в  $q$  раз больше, то есть  $qn \left(\frac{4}{3}\right)^n$  раз, то вероятность неудачи  $\leq \left(\frac{1}{2}\right)^q$  можно выбрать сколь нужно малой.