

# Алгосы, часть $ii_\beta$

Денис Осипов, Иван Ермошин, Егор Нечаев

11 сентября 2020 г.

## Информация

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.

**Disclaimer.** Этот конспект иногда следует другим источникам, а не лекциям. Безусловно, мы стараемся приблизить его именно к содержанию лекций.

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

## Ошибки и корректура

Это  $\beta$ -версия конспекта. Цель проекта – создать не просто билеты к экзамену, а написать **максимально понятный**, насколько возможно достаточный для самостоятельного изучения курса текст. В связи с этим,

**задавайте ВСЕ ваши вопросы авторам конспекта!**

Каждый Ваш вопрос по материалу это не только возможность глубже разобраться в материале, но и обратная связь, направленная на повышение читабельности, **доступности для понимания** текста. Мы **непременно** ждем Ваших вопросов. Вы можете задавать вопросы по любым главам любому из троих авторов: Денис Осипов, Иван Ермошин, Егор Нечаев.

## Билеты про онлайн-алгоритмы

Прямо сейчас в конспекте не хватает двух билетов про онлайн-алгоритмы. Если вы хотите помочь нам и написать хотя бы один, или же **сообщить об ошибке**, напишите <http://vk.com/gogochushij>.

А это просто какая-то рабочая ссылка ([algosi-authors](#))

## Обозначения

Символом  $\heartsuit$  обозначены разделы, которые не входят в экзамен (еще не всё проставлено).

Символом  $\triangle$  обозначаются окончания описаний алгоритмов – в противопоставление с символом  $\square$ , который оканчивает доказательства теорем.

## Содержание

<b>1</b>	<b>(1) Параллельные алгоритмы – <math>i</math> (Осипов Д.)</b>	<b>4</b>
1.1	Булевы схемы . . . . .	4
1.2	Принцип Брента . . . . .	5
1.3	Параллельное умножение булевых матриц . . . . .	5
1.4	Параллельная достижимость в графе . . . . .	6

<b>2</b>	<b>(2) Параллельные алгоритмы – ii (Осипов Д.)</b>	<b>6</b>
2.1	Параллельное вычисление всех префиксных сумм . . . . .	6
2.2	Параллельное сложение чисел . . . . .	7
2.3	Параллельное умножение чисел . . . . .	8
<b>3</b>	<b>(3) Параллельные алгоритмы – iii (Осипов Д., Нечаев Е.)</b>	<b>8</b>
3.1	Параллельное вычисление всех расстояний до конца списка . . . . .	8
3.2	Параллельное вычисление всех глубин дерева . . . . .	9
<b>4</b>	<b>(4) Приближенный алгоритм для задачи о рюкзаке (Осипов Д.)</b>	<b>9</b>
<b>5</b>	<b>(5) Set Cover – i (Осипов Д.)</b>	<b>11</b>
5.1	Сведение к задаче линейного программирования . . . . .	11
5.2	Следствие для задачи вершинного покрытия (Vertex Cover) . . . . .	12
5.3	Двойственная задача . . . . .	12
5.4	Прямо-двойственный метод . . . . .	15
<b>6</b>	<b>(6) Set Cover – ii (Осипов Д.)</b>	<b>15</b>
6.1	Жадный приближенный алгоритм . . . . .	15
<b>7</b>	<b>(7) Транспортные сети. Задача о максимальном потоке. Разрез. Теорема о максимальном потоке и минимальном разрезе. Алгоритм Форда-Фалкерсона (Нечаев Е.)</b>	<b>17</b>
7.1	Транспортные сети. Задача о максимальном потоке . . . . .	17
7.2	Разрез. Теорема о максимальном потоке и минимальном разрезе . . . . .	19
7.3	Алгоритм Форда-Фалкерсона . . . . .	20
7.4	Применение к паросочетаниям . . . . .	20
<b>8</b>	<b>(8) Алгоритм Эдмондса-Карпа (Нечаев Е.)</b>	<b>21</b>
<b>9</b>	<b>(9) Алгоритм проталкивания предпотока (Нечаев Е.)</b>	<b>22</b>
9.1	Интуитивные соображения . . . . .	23
9.2	Операция проталкивания . . . . .	23
9.3	Операция подъема . . . . .	23
9.4	Начальный предпоток . . . . .	24
9.5	Алгоритм. Его корректность. . . . .	24
9.6	Время работы . . . . .	25
<b>10</b>	<b>(10) Приближенные алгоритмы для метрической задачи коммивояжера (Осипов Д.)</b>	<b>26</b>
10.1	2-оптимальное решение . . . . .	26
10.2	1.5-оптимальное решение . . . . .	27
<b>11</b>	<b>(11) Алгоритмы Прима и Крускала для задачи о минимальном остовном дереве (Нечаев Е.)</b>	<b>28</b>
11.1	(WIP) Алгоритм Крускала . . . . .	28
11.1.1	Система непересекающихся множеств . . . . .	28
11.1.2	Сам алгоритм . . . . .	29
11.2	Алгоритм Прима . . . . .	29
<b>12</b>	<b>(12) Вероятностные алгоритмы с односторонней ограниченной вероятностью ошибки. Алгоритм Фрейвальдса для проверки умножения матриц. (Ермошин И.)</b>	<b>30</b>
12.1	Вероятностные алгоритмы с односторонней ограниченной вероятностью ошибки . . . . .	30
12.2	Алгоритм Фрейвальдса для проверки умножения матриц. . . . .	30

<b>13 (13) Вероятностный алгоритм для сравнения строк на расстоянии и алгоритм Рабина-Карпа. (Ермошин И., Осипов Д.)</b>	<b>31</b>
13.1 Вероятностный алгоритм для сравнения строк «на расстоянии» . . . . .	31
13.2 Алгоритм Рабина-Карпа для поиска подстроки в строке . . . . .	31
<b>14 (14) Рандомизированный QuickSort (Осипов Д.)</b>	<b>32</b>
<b>15 (15) Проверка равенства полиномов. Лемма Шварца-Циппеля. (Ермошин И.)</b>	<b>33</b>
<b>16 (16) Вероятностная проверка на простоту: алгоритм Соловея-Штрассена. (Ермошин И., Осипов Д.)</b>	<b>34</b>
16.1 Теоретико-числовые основания . . . . .	34
16.2 Достаточное условие простоты числа . . . . .	35
16.3 Описание алгоритма и вероятность ошибки . . . . .	36
<b>17 (17) Хеш-таблицы. Универсальные семейства хеш-функций. (Осипов Д.)</b>	<b>36</b>
17.1 Прямая адресация . . . . .	36
17.2 Хеш-таблица с чейнингом . . . . .	37
17.3 ♡ Гипотеза простого равномерного хеширования: оценки . . . . .	37
17.4 Универсальное семейство хеш-функций: оценки . . . . .	38
17.5 Универсальное семейство хеш-функций: построение . . . . .	39
<b>18 (18) Совершенное хеширование</b>	<b>39</b>
<b>19 (19) Алгоритм Борувки для MST. Линейный вероятностный алгоритм для MST. (Осипов Д.)</b>	<b>39</b>
19.1 Алгоритм Борувки . . . . .	39
19.2 Линейный вероятностный алгоритм для MST . . . . .	41
<b>20 (20) Слабоэкспоненциальные детерминированные алгоритмы SAT для 3-КНФ (Осипов Д.)</b>	<b>43</b>
20.1 Начальные сведения . . . . .	43
20.2 Метод расщепления: $O(1.92^n)$ , $O(1.84^n)$ . . . . .	43
20.3 ♡ Метод локального поиска: $O(1.74^n)$ . . . . .	44
<b>21 (21) Алгоритм Шонинга для 3-SAT, использующий случайное блуждание (Осипов Д.)</b>	<b>44</b>

# 1 (1) Параллельные алгоритмы – i (Осипов Д.)

Неформально говоря, **параллельный алгоритм** – это алгоритм, который может использовать несколько процессоров одновременно.

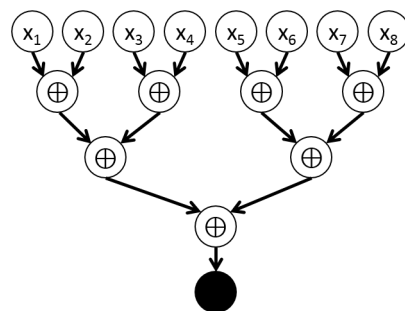
## 1.1 Булевы схемы

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

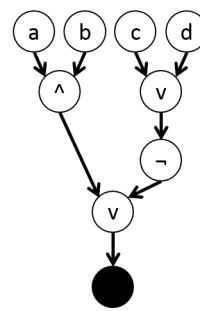
- вершины без входящих ребер соответствуют входным данным,
- вершины с входящими ребрами («гейты») помечены исполняемыми в них булевыми операциями,
- некоторые вершины помечены как «выходы», то есть соответствуют выходным данным.

Булева схема вычисляет функцию, определяемую естественным образом (операции последовательно применяются к тем данным, которые приходят по входящим рёбрам).

**Пример.**



XOR массива из  $n$  битов  
за  $O(\log n)$



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

Если значение в вершине не зависит от значения, вычисляемого в другой вершине, то операции в этих вершинах могут выполняться в любом порядке, в том числе одновременно. Поэтому булевы схемы являются удобной моделью параллельных вычислений: каждой вершине соответствует свой процессор, который выполняет только операцию, соответствующей данной вершине.

**Определение.** *Параллельное время работы алгоритма, представленного булевой схемой, равно «глубине» схемы, т.е. длине самого длинного пути от вершины до выхода.*

Количество необходимых процессоров на самом деле можно уменьшить. Заметим, 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. Формально можно было бы определить параллельную версию RAM-машины (PRAM), но в данном курсе мы этого делать не будем, а ограничимся естественным пониманием многопроцессорной машины (в частности, наши алгоритмы будут построены таким образом, что конфликтов из-за одновременного чтения и/или записи в одно место общей памяти не будет возникать). Основной нашей формальной моделью вычислений останутся булевы схемы.

Вычисление XOR 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  $n$  битов. Вычислить их XOR.

**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.  $\triangle$

**НВ.**  $\heartsuit$  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  $n$ .

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  $i$ -м шаге задействовано  $w_i$  процессоров (т.е. выполняется  $w_i$  операций). Обозначим  $W = \sum_{i=1}^t w_i$  и назовем эту величину общей работой алгоритма (это количество гейтов в булевой схеме). Тогда алгоритм можно перепрограммировать так, чтобы на  $P$  процессорах он работал не более, чем за  $\frac{W}{P} + t$  параллельных шагов. **НВ:** здесь имеется в виду количество шагов, выполняемых какой-то многопроцессорной машиной, а не параллельное время, которое мы определили формально как глубину булевой схемы.

*Доказательство.* Перераспределим все  $W$  операций на  $P$  процессоров наиболее равномерно, разбив  $i$ -й шаг изначального алгоритма на  $\lceil \frac{w_i}{P} \rceil$  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.  $\square$

**НВ.** 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  $t'(n) \leq \frac{W(n)}{P(n)} + t(n) = O(t(n))$ . Даже если у нас есть меньшее количество процессоров, мы можем запустить на них этот алгоритм с соответствующей потерей по времени (а вот большее количество процессоров никакого гарантированного выигрыша не даёт). Поэтому в дальнейшем при изучении параллельных алгоритмов мы оптимизируем время работы, а не число процессоров, и считаем, что у нас **сколь угодно много процессоров**, количество нужных процессоров можно вычислить по принципу Брента.

## 1.3 Параллельное умножение булевых матриц

**НВ.** Мы перемножаем здесь именно булевы матрицы только для того, чтобы было просто рисовать булевы схемы. Аналогичным образом можно перемножить любые матрицы, но элементарные операции (например, сложение чисел) надо будет заменить на подсчеты, которые их вычисляют.

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

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

**Непараллельное решение.** Вычислить все  $n^2$  чисел  $C_{ij}$ , каждое считается за  $O(n)$ , значит общая сложность  $O(n^3)$ . В первой части курса был более быстрый алгоритм, но все равно быстрее  $O(n^2 \dots)$  никто не умеет решать эту задачу, а уж тем более - за  $O(\log n)$ .  $\triangle$

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  $i, k, j = 1 \dots n$ . Сначала на каждом процессоре  $(i, k, j)$  посчитаем  $A_{ik} \wedge B_{kj}$ . Теперь хотим получить число  $C_{ij} = \bigvee_{k=1}^n (i, k, j)$ , Сделаем это за  $\log n$  шагов (бинарным деревом). Задача решена за  $1 + \log n = O(\log n)$  шагов на  $n^3$  процессорах.  $\triangle$

Общая работа этого решения  $W(n) = O(n^3)$ . Действительно, ведь данное решение просто считает  $n^2$  выражений  $C_{ij} = \bigvee_{k=1}^n A_{ik} \wedge B_{kj}$ , расставив скобки внутри большой дизъюнкции, таким образом,  $n^2$  раз совершено  $n$  действий дизъюнкций. Тогда из принципа Брента следует, что для исполнения этого алгоритма за  $O(\log n)$  на самом деле достаточно  $P(n) = \frac{W(n)}{t(n)} = O\left(\frac{n^3}{\log n}\right)$  процессоров.

Можно даже явно перепроектировать алгоритм, чтобы он работал на  $O\left(\frac{n^3}{\log n}\right)$  процессорах.

**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  $A_{ik} \wedge B_{kj}$  получится не за 1, а за  $O(\log n)$  шагов: за каждый шаг просто посчитаются очередные  $\frac{n^3}{\log n}$  чисел  $A_{ik} \wedge B_{kj}$ . Получать из них  $C_{ij}$  за  $O(\log n)$  мы уже умеем. Итоговая сложность  $O(\log n) + O(\log n) = O(\log n)$ .  $\triangle$

## 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:  $P(n) = O\left(\frac{n^3 \log n}{\log^2 n}\right) = O\left(\frac{n^3}{\log n}\right)$ .  $\triangle$

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

### 2.1 Параллельное вычисление всех префиксных сумм

**Задача.** Дан массив  $A[0 \dots n-1]$ . Вычислить все его префиксные суммы, т.е. суммы вида  $A[0] + A[1] + \dots + A[i]$ .

Мы не будем использовать ничего, кроме ассоциативности операции  $+$ , так что наш алгоритм можно будет использовать и для любой другой ассоциативной операции.

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

Заведем вспомогательный массив  $B[0 \dots \frac{n}{2} - 1]$ , 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  $A$ .  $\triangle$

Соответствующий псевдокод:

---

```

1 PrefixSum(&A[0...n-1]):
2   if n > 1 :
3     B = [0] * (n/2 - 1)
4     parallel for i = 0... (n/2 - 1) :
5       B[i] = A[2i] + A[2i+1]
6
7     PrefixSum(B)
8
9     parallel for i = 0... (n-1) :
10      if i > 0 :
11        A[i] = B[i/2 - 1] + A[i]
12      else
13        A[i] = B[i/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  $P(n) = \frac{W(n)}{T(n)} = O\left(\frac{n}{\log n}\right)$ .  $\square$

## 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  $O(\log n)$ .** 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  $i$ -го 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  $z_{i-1}$ :

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

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

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

---

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

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  $O\left(\frac{n}{\log n}\right)$ .  $\triangle$

## 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  $ab = \sum_{i=0}^n ab_i 2^i = \sum_{i: b_i=1}^n a 2^i$ . Таким образом мы свели умножение двух чисел к сложению не более чем  $n$  чисел. Но на этом не все.

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  $T(n) = T\left(\frac{n}{3/2}\right) + O(1)$  и  $W(n) = W\left(\frac{n}{3/2}\right) + O(n^2)$ . 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  $O\left(\frac{n^2}{\log n}\right)$ .  $\triangle$

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

### 3.1 Параллельное вычисление всех расстояний до конца списка

**Задача.** 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.

**Решение за  $O(\log n)$ .**

Каждому элементу  $a_i$  сопоставим процессор  $p_i$ . Заведём массив  $d[1..n]$ , проинициализируем его следующим образом. На первом параллельном шаге для концевых  $i$  ( $\text{next}[i] == \text{nil}$ ) 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  $\text{next}[i] == \text{nil}$ .

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  $\text{next}[i] == \text{nil}$

<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» Пападимитриу  $W(n) = O(n^2 \log n)$  тоже верна, но грубее.



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: за итерацию цикла  $d_i$  либо удваивается, либо ему присваивается `nil`.  $\triangle$

### 3.2 Параллельное вычисление всех глубин дерева

**Задача.** Дано подвешенное неориентированное дерево на  $n$  вершинах, занумерованных  $\{0, \dots, n-1\}$  в следующем формате. Имеются три массива  $left[0 \dots n-1]$ ,  $right[0 \dots n-1]$ ,  $parent[0 \dots n-1]$ , 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 `nil`). Предположим, что эти массивы действительно задают дерево. Вычислить глубины всех вершин относительно корня.

**Решение за  $O(\log n)$ .** Сопоставим каждой вершине  $i$  три процессора  $A_i, B_i, C_i$ <sup>5</sup>. 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,
  - $\dots \text{nil}$ , если  $parent[i] == \text{nil}$  ( $i$  – корень) (можно, наверное, считать, что у корневой вершины нет процессора  $C$ ).

Можно проверить<sup>6</sup>, что у этого графа существует эйлеров обход, начинающийся в  $A$  корня и заканчивающийся в  $C$  корня.

Поместим теперь<sup>7</sup> в процессоры  $A_i$  число 1, в  $B_i$  число 0, в  $C_i$  число  $-1$ . эйлеров обход графа превратился в последовательность чисел, у которой мы умеем параллельно вычислять частичные суммы (мы учились это делать в 2.1).  $\triangle$

**Теорема.** Частичная сумма, вычисленная до  $C_i$  – это глубина вершины  $i$ .

*Доказательство.* Заметим из устройства нашего дерева, что процессор  $C_i$  встречается всегда перед процессором  $A_i$ ,  $A_i$  потомка встречается позже  $A_j$  предка, а с  $C_i, C_j$  наоборот. Процессор  $A_i$  добавляет 1, процессор  $B_i$  добавляет 0, процессор  $C_i$  добавляет  $-1$ , поэтому вклад в сумму от посещения поддеревьев нулевой. До  $C_i$   $C$ -процессоры могут встречаться только в поддеревьях предков вершины  $i$  и поддеревьях самой вершины  $i$ , но они не вносят вклад в сумму. Поэтому в сумму добавляют только  $A$ -вершины предков (а их на 1 больше, чем глубина вершины), а отнимает только  $C_i$ , то есть вся сумма – это ровно глубина.  $\square$

## 4 (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 не ограничено. Пусть  $W$  – максимальный вес, который выдерживает рюкзак. Найти максимальную стоимость по всем наборам вещей, суммарный вес которого не превышает  $W$ .

<sup>5</sup>Я, честно говоря, так и не понял, по какой причине они называются процессорами. Как мне кажется, намного легче интерпретировать это как просто 3 числа, сопоставленные каждому узлу дерева.

<sup>6</sup>Например, вспомнить критерий полужейлеровости: для всех вершин  $v$ , кроме двух,  $in(v) = out(v)$ , а для особых двух вершин  $in(v_1) = out(v_1) + 1$  и  $in(v_2) = out(v_2) - 1$ .

<sup>7</sup>Вот видите, это просто числа а никакие не процессоры. Кто это название вообще придумал?

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

Заметим, что это время экспоненциально от размера входных данных. Нам будет интересно за меньшее время найти приближенное решение.

**Определение.** Оптимизационная задача состоит из отношения  $R(x, s)$ , задающего возможные решения  $s$  для индивидуальной задачи  $x$ , и целевой функции  $f(x, s)$ , задающей “качество” решения  $s$  для условия  $x$  – неотрицательное вещественное число.

Оптимизационная задача может быть задачей максимизации (найти  $s$  такое, что  $f(x, s)$  как можно больше) и задачей минимизации (... поменьше).

Алгоритм  $A$  для максимизационной задачи называется  $\alpha$ -приближенным, если  $\forall x$  он находит такое решение  $s^*$ , что  $f(x, s^*) \geq \alpha \cdot \max_s \{f(x, s) : R(x, s)\}$ . Для минимизационной задачи – наоборот ( $\leq \alpha \cdot \dots$ ).

Для заданного  $\varepsilon$  мы построим  $(1 + \varepsilon)$ -приближенный алгоритм для задачи о рюкзаке. Он будет работать за  $O\left(\frac{n^3}{\varepsilon}\right)$  времени, а ценность найденного набора будет отличаться от оптимальной на множитель, не превышающий  $(1 + \varepsilon)$ , ну, а  $1 + \varepsilon \leq \frac{1}{1 - \varepsilon}$ .

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

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

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

Запустим на новом наборе алгоритм ДП выше.  $\triangle$

**Теорема.** Время работы этого алгоритма есть  $O\left(\frac{n^3}{\varepsilon}\right)$

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

**Теорема.** Это действительно  $\frac{1}{1 - \varepsilon}$ -оптимальный алгоритм.

*Доказательство.* 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 (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  $g_k \odot b_k$ , где  $\odot$  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  $f_i$  количество множеств среди  $S_1, \dots, S_m$ , в которые входит элемент  $e_i$  ( $f_i = |\{j : e_i \in S_j\}|$ ). Положим  $f = \max_{i=1 \dots n} f_i$ . 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 ( $j \in I$ ), 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  $I$  задает 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  $i = 1 \dots n$ . Итак, формулировка задачи:

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

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:

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

Мы перестали требовать, что  $x_j$  обязательно должен быть целым (мы ещё не написали условия не превышать единицы, но это для оптимального решения получится автоматически). 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 точку минимума –  $x_j^*$  – ослабленной ЛП-задачи, а далее в покрытие берем все  $S_j$ , для которых получилось  $x_j^* \geq 1/f$ .  $\triangle$

Теперь докажем его корректность и точность.

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

*Доказательство.* 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  $S_k$ .  $\square$

**Теорема.** *Приведенный алгоритм  $f$ -оптимальный.*

*Доказательство.* 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:

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

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.  $\triangle$

## 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:

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

$$x_j \geq 0 \quad j = 1 \dots m$$

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  $n$ . Отношение  $\geq$ , естественно, поэлементное.

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

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

**Определение.** Пусть дана ЛП-задача вида

$$c^T x \rightarrow \min, \quad Ax \geq b, \quad x \geq \mathbb{O}.$$

**Двойственная** к ней ЛП-задача ставится следующим образом:

$$b^T y \rightarrow \max, \quad A^T y \leq c, \quad y \geq \mathbb{O}.$$

Мы поверим в следующий факт.

**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.

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

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

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:

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

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

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

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.  $\triangle$

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

*Доказательство.* 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.  $\square$

**Теорема.** Приведенный алгоритм  $f$ -оптимален.

*Доказательство.* Распишем суммарный вес найденного набора  $I'$ :

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

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

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

Последняя сумма равна оптимальному значению ЦФ двойственной задачи. Из теоремы о сильной двойственности следует, что  $\sum_{i=1}^n y_i^*$ , будучи равной оптимальному значению прямой ЛП-задачи, не превосходит  $OPT$ . Таким образом,

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

$\square$

## 5.4 Прямо-двойственный метод

Алгоритмы, которые решают задачи ЛП, довольно быстры. 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 дает покрытие, то можем увеличить переменную, отвечающую за непокрытый элемент, – порождает следующий алгоритм.

Положим  $y$  – нулевой столбец, в этом  $y$  будем строить решение двойственной задачи. Именно, пока существует непокрытый  $e_i$ , мы можем увеличить  $y_i$  на величину  $\varepsilon$ , таким образом не нарушив ограничения ЛП-задачи. Ну и будем так действовать, пока не покроем все  $e_i$ .

---

```

1 PrimalDual( $E = \{e_1, \dots, e_n\}, S_1, \dots, S_m$ ):
2    $y = [0] * n$ 
3    $I = \emptyset$ 
4   while  $\exists e_i \notin \bigcup_{j \in I} S_j$  :
5        $l =$  тот индекс (возможно, несколько), для которого  $e_i \in S_l$  и
            $\varepsilon = \left( w_l - \sum_{k: e_k \in S_l} y_k \right)$  минимален
6        $y_i += \varepsilon$ 
7       Добавить  $l$  в  $I$  (если несколько, то добавить все)
```

---

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.  $\triangle$

## 6 (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». Мы обозначим  $\hat{S}_j$  – множество пока не покрытых элементов  $S_j$ . Каждый раз будем включать покрытие множество с минимальным «удельным весом»  $\frac{w_j}{|\hat{S}_j|}$ .

---

```

1 Greedy( $E = [e_1, \dots, e_n], S = [S_1, \dots, S_m], w = [w_1, \dots, w_m]$ ):
2    $I = \emptyset$ 
3    $\hat{S}_1, \dots, \hat{S}_m = S_1, \dots, S_m$ 
4   while  $\bigcup_{i \in I} \hat{S}_i \neq E$  :
5        $l =$  любой индекс  $j$  т.ч.  $\hat{S}_j \neq \emptyset$  и  $\frac{w_j}{|\hat{S}_j|}$  минимально
6       Добавить  $l$  в  $I$ 
7       for  $j = 1 \dots m$  :
8            $\hat{S}_j = \hat{S}_j \setminus S_l$ 
9   return  $I$ 
```

---

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

**Теорема.** Приведенный алгоритм  $H_n$ -оптимальный, где  $H_n = 1 + \frac{1}{2} + \dots + \frac{1}{n}$ .

*Доказательство.* 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  $S_i$  веса  $w_i$ , 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:

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

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  $\hat{S}_j = S_j \setminus \left( \bigcup_{p \in I_k} S_p \right)$  – 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

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

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  $n_k = \left| \bigcup_{j \in O} \hat{S}_j \right|$  (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 (7) 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>8</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.

<sup>8</sup>потому что  $0 = c(u, v) \geq f(u, v) = -f(v, u) \geq -c(v, u) = 0$

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. 
$$(f + f')(u, v) = f(u, v) + f'(u, v) = -f(v, u) - f'(v, u) = -(f + f')(v, u)$$
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  $c_f(p) = \min\{c_f(u, v) | (u, v) \in p\}$ . 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 немаксимального. 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  $S = \{v \in V \mid \exists p: s \rightarrow v \text{ in } G_f\}$ ,  $T = V \setminus S$ . 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

---

```

1 FFA( $G = \langle V, E \rangle, c, s, t$ ):
2   foreach  $(u, v) \in E$  :
3      $f(u, v) := 0$ 
4      $f(v, u) := 0$ 
5   while  $\exists p: s \rightarrow t, p \subseteq E_f$  :
6      $c_f(p) := \min\{c_f(u, v) \mid (u, v) \in p\}$ 
7     foreach  $(u, v) \in p$  :
8        $f(u, v) += c_f(p)$ 
9        $f(v, u) := -f(u, v)$ 

```

---

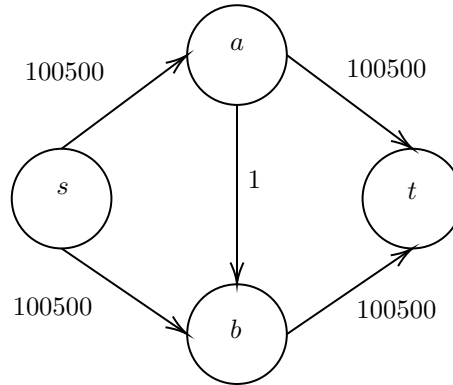
На практике, понятно, он возникает в основном только с целыми числами. Проблема этого алгоритма в том, что не указано, как именно нужно искать увеличивающий путь. Если искать его неудачно<sup>9</sup>, то алгоритм может и зависнуть.

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.

Напомню, 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  $E' =$

---

<sup>9</sup>а еще если значения пропускных способностей иррациональные, пример можно найти в [англоязычной википедии](#)

$\{(s, u) | u \in L\} \cup \{(u, v) | (u, v) \in E\} \cup \{(v, t) | v \in R\}$ . 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  $|f| = |M|$ .

*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 (8) 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 18), 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 (9) 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

---

```

1 Push( $(u, v) \in E$ ):
2   if  $e(u) > 0$  and  $c_f(u, v) > 0$  and  $h(u) - h(v) = 1$  :
3      $d := \min(e(u), c_f(u, v))$ 
4      $f(u, v) += d$ 
5      $f(v, u) := -f(u, v)$ 
6      $e(u) -= d$ 
7      $e(v) += d$ 

```

---

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 предпоток (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  $c_{f_{\text{new}}}(v, u) = c(v, u) + f_{\text{new}}(u, v) > 0 = c_f(v, u)$ ). 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

---

```

1 Relabel( $u \in V$ ):
2   if  $e(u) > 0$  and  $\forall v \in \{x | (u, x) \in E_f\}: h(u) \leq h(v)$  :
3      $h(u) := 1 + \min_{(u, v) \in E_f} \{h(v)\}$ 

```

---

**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  $u$  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  $E_f$ .

## 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:

---

```

1 PPA( $G = \langle V, E \rangle, c, s, t$ ):
2   initialize-preflow( $G, s$ )
3   while  $\exists u: (\exists v \in V: \text{Pushable}(u, v)) \vee \text{Relabelable}(u)$  :
4     if  $\text{Pushable}(u, v)$  :
5       | Push( $(u, v)$ )
6     else
7       | Relabel( $u$ )

```

---

**Лемма 9.4.**  $G = \langle V, E \rangle, s, t, f, h$  – транспортная сеть с источником, стоком, предпотоком 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 пред-потоком.

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

$$\begin{aligned} h(s) &= |V| \leq 2|V| - 1 \\ h(t) &= 0 \leq 2|V| - 1 \end{aligned}$$

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  $2|V||E|$ .** (напомним, 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.  $\square$

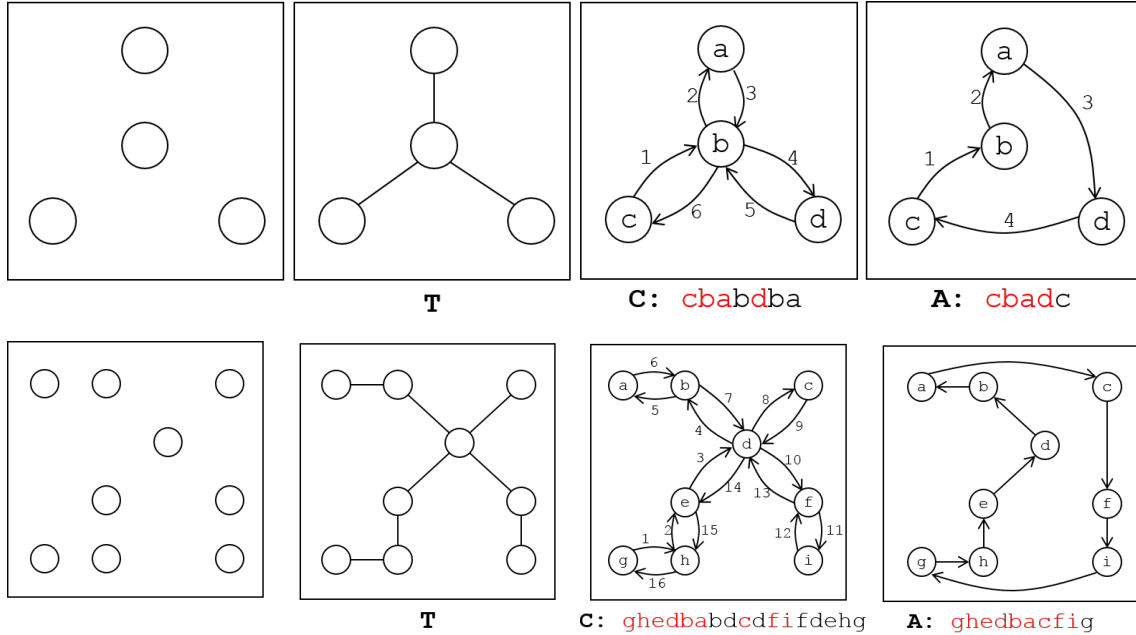
## 10 (10) Приближенные алгоритмы для метрической задачи коммивояжера (Осипов Д.)

**Задача** (Метрическая задача коммивояжера, metric TSP). Дан **полный** неориентированный граф с неотрицательными весами  $l$  у ребер, удовлетворяющий неравенству треугольника: для любой тройки вершин  $u, v, w$  верно  $l(uv) + l(vw) \geq l(uw)$ . Найти в нем цикл минимальной длины, проходящий по всем вершинам (минимальный гамильтонов цикл).

### 10.1 2-оптимальное решение

**Решение (2-оптимальное).** Найдем  $T$  – минимальное остовное дерево в  $G$ . Удвоим в  $T$  каждое ребро, получится эйлеров граф  $D$ . Пусть  $C$  – порядок вершин в эйлеровом цикле в  $D$ . Построим по нему гамильтонов цикл  $A$  следующим образом: для всякой вершины  $v$  удалим все ее вхождения в список  $C$ , кроме первого.  $\triangle$

Два примера работы алгоритма на полных графах, заданных набором точек на плоскости:



Обозначим  $TSP$  – вес оптимального гамильтонова цикла,  $MST$  – вес найденного минимального остовного дерева  $T$ .

**Теорема.** Вес  $A \leq 2 \cdot TSP$

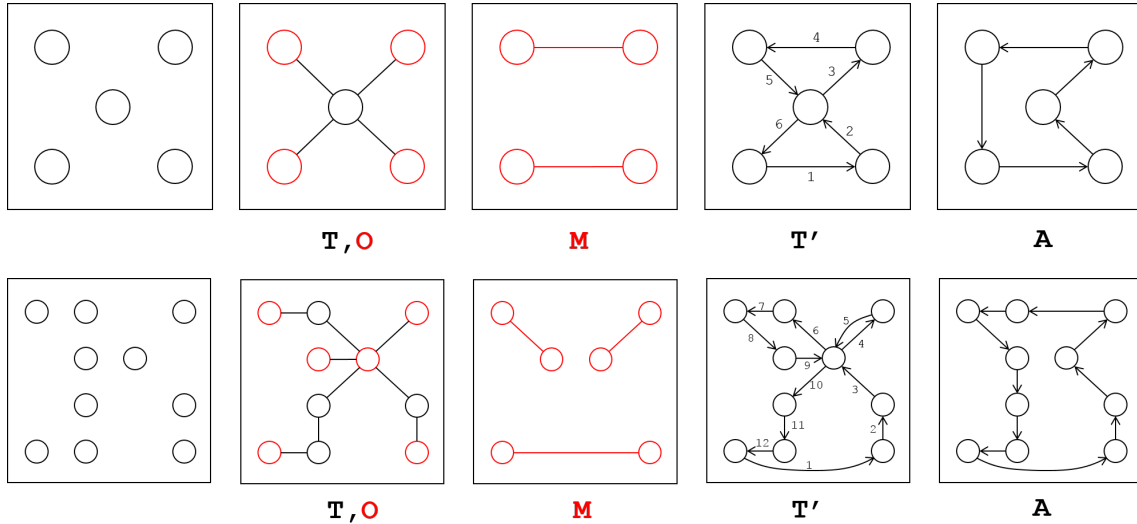
*Доказательство.* Заметим, что  $MST \leq TSP$ . Действительно, удалением любого ребра из гамильтонова цикла мы получаем какое-то остовное дерево, вес которого не превосходит  $TSP$ .

Вес эйлерова цикла  $C$  по определению равен  $2 \cdot MST \leq 2 \cdot TSP$ . Вес  $A$  не превосходит  $C$ , потому что при каждом удалении вершины суммарное расстояние неувеличивается по неравенству треугольника. Стало быть, вес  $A \leq 2 \cdot TSP$ .  $\square$

## 10.2 1.5-оптимальное решение

**Решение (1.5-оптимальное).** Найдем  $T$  – минимальное остовное дерево в  $G$ . Выделим все вершины нечетной степени в  $T$ , их четное число. Обозначим индуцированный (из  $G$ ) граф на этих вершинах  $O$ . Этот граф все еще полный, значит в нем есть совершенное паросочетание. Пусть  $M$  – ребра минимального совершенного паросочетания в  $O$ . Добавим их в  $T$  (если какое-то ребро  $M$  уже есть в  $T$ , то добавим еще раз) – получим граф  $T'$ , у которого степени всех вершин четные. Дальнейшие действия те же: пусть  $C$  – порядок вершин в эйлеровом цикле в  $T'$ , гамильтонов цикл  $A$  строится по  $C$  выкидыванием всех повторных вхождений всякой вершины.  $\triangle$

Снова два примера работы алгоритма:



Снова обозначим  $TSP$  – вес оптимального гамильтонова цикла,  $MST$  – вес остовного дерева  $T$ .

**Теорема.** Вес  $A \leq \frac{3}{2} \cdot TSP$

*Доказательство.* По тем же рассуждениям (неравенство треугольника) вес найденного гамильтонова цикла  $A$  не превосходит вес эйлерова графа  $T'$ , который равен  $MST + \text{вес } M$ , и по тем же рассуждениям  $MST \leq TSP$ . Достаточно показать, что вес  $M \leq TSP/2$ , а для этого в свою очередь достаточно доказать, что существует какое-то совершенное паросочетание на вершинах  $O$  веса  $\leq TSP/2$ .

Мы построим это паросочетание так. Упорядочим вершины  $M$  в том порядке, в котором они идут в **оптимальном** гамильтоновом обходе в  $G$ . Пусть  $H$  – гамильтонов цикл на вершинах  $M$  в указанном порядке. Так как  $H$  получен из оптимального гамильтонова цикла удалением вершин из него, то вес  $H \leq TSP$ . Далее, удалением из  $H$  ребер через одно мы можем получить два различных совершенных паросочетания на вершинах  $M$ , причем их объединение есть в точности  $H$ . Сумма весов этих двух паросочетаний есть вес  $H$ , таким образом, хотя бы у одного из двух паросочетаний вес не превосходит  $TSP/2$ , что и требовалось.  $\square$

## 11 (11) Алгоритмы Прима и Крускала для задачи о минимальном остовном дереве (Нечаев Е.)

**Определение 11.1.** Для связного графа  $G = \langle V, E \rangle$  **остовным деревом** называется подграф  $G' = \langle V, E' \rangle$ ,  $E' \subseteq E$ , который является деревом.

**Задача.** В связном взвешенном неориентированном графе  $G = \langle V, E \rangle$  с весовой функцией  $w: E \rightarrow \mathbb{R}$  найти остовное дерево минимального веса.

Вспомним, что подмножества ребер графа, в которых нет циклов, являются независимыми в *цикловом матроиде*. Наша задача превращается в поиск базы минимального веса, для которого можно использовать *жадный алгоритм*<sup>10</sup>: начиная с пустого множества последовательно добавляем ребра минимального веса, пока можем.

Алгоритмы Прима и Крускала являются реализациями этого подхода. Остается только научиться быстро находить ребро минимального веса, который можно добавить, чтобы множество осталось независимым.

**Определение 11.2.** **Разрезом** графа  $G = \langle V, E \rangle$  называется пара  $(S, T)$ ,  $S, T \subseteq V$ , что  $V = S \sqcup T$ . Ребро называется **пересекающим разрез**, если концы ребра находятся в разных множествах разреза. Разрез называется **согласованным** со множеством  $A$ , если никакое ребро из  $A$  не пересекает разрез. Ребро называется **легким**, если оно пересекает разрез и имеет минимальный вес среди всех таких ребер, пересекающих разрез.

**Теорема 11.1.** В графе  $G = \langle V, E \rangle$  с весовой функцией  $w$   $A \subseteq E$  – независимое подмножество, согласованное с разрезом  $(S, T)$ , ребро  $(u, v)$  – легкое. Тогда  $A \cup \{(u, v)\}$  – подмножество базы минимального веса, содержащего  $A$ .

*Доказательство.* Понятно, что множество будет независимым: если это нет так, то еще какое-то ребро пересекает разрез.

Пусть  $M$  – база минимального веса, содержащая  $A \cup \{(u, v)\}$ ,  $M'$  – другая база минимального веса, содержащая  $A$ . Если она не содержит  $(u, v)$ , то она содержит какое-то другое ребро  $(x, y)$ , пересекающее разрез, но тогда  $w(M') = w(M) - w((u, v)) + w((x, y)) \geq w(M)$ . Но также  $w(M') \leq w(M) \Rightarrow w(M') = w(M)$ .  $\square$

**Следствие 11.1.**  $G = \langle V, E \rangle$ ,  $w$  – неориентированный взвешенный связный граф.  $A \subseteq E$  – независимое множество в его цикловом матроиде.  $C = \langle V_C, E_C \rangle$  – компонента связности леса  $G_A = \langle V, A \rangle$ . Если  $(u, v)$  – легкое ребро, которое соединяет  $C$  с другой компонентой связности, то  $A \cup \{u, v\}$  – подмножество базы минимального веса, содержащего  $A$ .

*Доказательство.* Разрез  $(V_C, V \setminus V_C)$  согласован с  $A$  и  $(u, v)$  его пересекает.  $\square$

### 11.1 (WIP) Алгоритм Крускала

Этот алгоритм использует структуру данных, которая называется

#### 11.1.1 Система непересекающихся множеств

Эта структура поддерживает  $S$  и множество множеств  $\{S_1, \dots, S_k\}$ ,  $S_i \cap S_j = \emptyset$ ,  $\bigcup S_i = S$ . У каждого множества есть представитель  $r_i \in S_i$ . Кроме того, поддерживаются 3 операции:

**Make-Set**( $x \notin S$ ) создает новое множество  $S_{k+1} = \{x\}$ .

**Union**( $x, y \in S$ ) объединяет два множества  $S_x$  и  $S_y$ , содержащих элементы  $x$  и  $y$ . Представителем выбирается любой элемент из  $S_x \cup S_y$ .

**Find-Set**( $x \in S$ ) возвращает представитель множества, которое содержит элемент  $x$ .

Можно просто реализовать СНМ с помощью связных списков: каждое множество состоит из своего списка. Каждый элемент ссылается на первый элемент списка, который и является его представителем. В этом случае операции **Make-Set** и **Find-Set** реализуются за время  $O(1)$ .

TODO: другая реализация; эвристики. Нужно ли это вообще? Эффективная реализация была на практике в первом семестре.

<sup>10</sup>В курсе комбинаторики был поиск множества максимального веса, но это, по большому счету, одно и то же, потому что можно инвертировать все веса

### 11.1.2 Сам алгоритм

---

```

1 Kruskal-MST( $G = \langle V, E \rangle, w$ ):
2    $A = \emptyset$ 
3   foreach  $x \in E$  :
4      $\text{Make-Set}(x)$ 
5    $\text{Sort}(E, \lambda x \lambda y. [w(x) < w(y)])$ 
6   foreach  $(u, v) \in E$  :
7     if  $\text{Find}(u) \neq \text{Find}(v)$  :
8        $A := A \cup \{(u, v)\}$ 
9        $\text{Union}((u, v))$ 

```

---

Это прямо в буквальном смысле реализация жадного алгоритма, поэтому его корректность очевидна.

Оценка времени зависит от ммм  $\text{жюжжб}$  (времени работы операций СНМ) и времени сортировки. Если использовать самую быструю реализацию с эвристиками объединения по рангу и сжатия путей, то операция **Make-Set** занимает время  $O(1)$  и производится  $|V|$  раз, сортировка производится за  $O(|E| \log |E|)$ , операция **Union** и **Find-Set** производится не больше  $|E|$  раз, поэтому весь цикл работает за время  $O((|V| + |E|)\alpha(|V|))$ . Так как  $G$  связный, а  $\alpha(|V|) = O(|V|) = O(|E|)$ , общее время работы —  $O(|E| \log |E|)$ , а так как  $|E| < |V|^2$ , это можно записать как  $O(|E| \log |V|)$ .

## 11.2 Алгоритм Прима

Это тоже вариант жадного алгоритма. Он похож на алгоритм Дейкстры, в частности, использует *очередь с приоритетами* (min-heap, она была у Охотина в [лекции 4](#), а описание реализации с помощью кучи в [лекции 5](#)).

Этот алгоритм находит остовное дерево, строя его из корня  $r \in V$ . К каждой вершине  $u \in V$  добавим два атрибута:  $\text{key}$  — длина наименьшего ребра, которым эту вершину можно соединить с остовным деревом и  $\pi$  — вершина из дерева, с которой  $u$  соединена ребром, описанным в атрибуте  $\text{key}$ . По атрибуту  $\text{key}$  устанавливается приоритет вершины в очереди  $Q$ .

---

```

1 Prim-MST( $G = \langle V, E \rangle, w, r \in V$ ):
2   foreach  $u \in V$  :
3      $u.\text{key} := \infty$ 
4      $u.\pi := \text{NIL}$ 
5    $r.\text{key} := 0$ 
6    $Q := \text{Queue}(V)$ 
7   while  $Q \neq \emptyset$  :
8      $u := \text{extract-min}(Q)$ 
9     foreach  $v \in \{x \mid (u, x) \in E\}$  :
10      if  $v \in Q$  and  $w(u, v) < v.\text{key}$  :
11         $v.\pi := u$ 
12         $v.\text{decrease-key}(w(u, v))$ 

```

---

Алгоритм неявно строит независимое множество  $A$  в виде  $A = \{(v, v.\pi) \mid v \in V \setminus (Q \cup \{r\})\}$ . Разрезом тут является пара  $(Q, V \setminus Q)$ , добавляются только легкие ребра, поэтому (из следствия 11.1) алгоритм корректен.

Оценка времени зависит от варианта реализации очереди с приоритетами. При использовании двоичной кучи строки 2-6 выполняются за время  $O(|V|)$ . Цикл **while** выполняется  $O(|V|)$  раз. Операция **extract-min** выполняется за  $O(\log |V|)$  раз, а внутренний цикл **foreach** всего выполняется  $O(|E|)$  раз (так как общая длина всех списков смежности  $2|E|$ : каждую

ребро посчитано дважды). Операция **decrease-key** реализуется за  $O(\log |V|)$ , поэтому общее время работы  $O(|V| + |V| \log |V| + |E| \log |V|) = O(|E| \log |V|)$ .

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

### 12.1 Вероятностные алгоритмы с односторонней ограниченной вероятностью ошибки

Нам надо что-то проверить. Придумываем алгоритм, который это проверяет, но может ошибиться в одну сторону. Более точно: если алгоритм отвечает “да”, то это точно правильный ответ. Если же алгоритм отвечает “нет”, то ответ может быть верным, а может быть — нет. Ещё точнее, *если правильный ответ “нет”, алгоритм точно даст именно такой ответ; если же правильный ответ “да”, то он выдаст (неправильный ответ) “нет” с вероятностью не более  $1/2$* . Вместо  $1/2$  здесь можно поставить любую константу, отличную от единицы, так как многократными повторениями вероятность ошибки можно уменьшить: если изначальная вероятность ошибки  $p$ , то после  $k$  повторов вероятность ни разу не сказать “да” при правильном ответе “да” составит не более  $p^k$ . Естественно, испытания должны быть независимыми — при каждом следующем запуске нужно использовать новые случайные числа.

### 12.2 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  $O\left(\frac{mnk}{\min(m,n,k)}\right)$  операций над элементами матриц; вероятность ошибки  $\leq \frac{1}{2}$ .

**НВ.** 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  $C \times r$ .  $\triangle$

Очевидно, если  $A \times B = C$ , алгоритм так и сообщит. Следующая теорема — о том, с какой вероятностью алгоритм ошибется, сообщив о равенстве, когда его нет.

**Теорема.** При  $A \times B \neq C$  для случайно выбранного вектора  $r$  вероятность того, что  $AB \times r = C \times r$ , не превосходит  $\frac{1}{2}$ .

**Доказательство.** 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  $2^{n-1}$ , а шанс выбрать такой вектор не превосходит  $\frac{2^{n-1}}{2^n} = \frac{1}{2}$ . Таким образом, вероятность ошибки  $\leq \frac{1}{2}$ .  $\square$

## 13 (13) Вероятностный алгоритм для сравнения строк на расстоянии и алгоритм Рабина-Карпа. (Ермошин И., Осипов Д.)

### 13.1 Вероятностный алгоритм для сравнения строк «на расстоянии»

**NB:** под «на расстоянии» имеется в виду, что две длинные строки хранятся на двух разных компьютерах; мы хотим передать как можно меньше битов между участником, у которого первая строка, и другим участником, у кого вторая строка.

Есть две строчки  $a$  и  $b$  длины  $n$  над  $\{0; 1\}$ , хотим их сравнить. Пусть  $\tau$  – параметр, который мы определим позже. Выберем равномерно случайное простое число  $p$  от 3 до  $\tau$  (как-нибудь, неважно). Сравним остатки ( $a$  и  $b$  отождествим с числами, записью которых в двоичной системе счисления они являются) от деления на  $p$ . Если остатки совпали, то ответим «строки одинаковые», иначе – «строки разные».

Если остатки разные, то строки гарантированно разные. Вероятность ошибки (для случайно выбранного  $p$  получилось  $a \neq b$ , но  $a \bmod p = b \bmod p$ ) выводится из следующих двух утверждений.

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

Ясно, что  $a - b \leq 2^n$ , следовательно, существует не более  $n$  простых чисел, делящих  $(a - b)$ .

**Теорема (PNT, ослабленная версия).** Пусть  $\pi(\tau)$  – количество простых чисел на интервале  $[1, \tau]$ . Тогда

$$\pi(\tau) \sim \frac{\tau}{\log \tau}, \quad \tau \rightarrow \infty.$$

$\square$

Так как  $p$  выбрано равномерно среди простых чисел интервала  $\{3, \dots, \tau\}$ , имеем:

$$P_{\text{ошибки}} \leq \frac{n}{\pi(\tau)} \sim \frac{n \log \tau}{\tau}.$$

Добьемся хорошей оценки на вероятность ошибки: положим  $\tau = n^2 \log n$ . Тогда:

$$\frac{n \log \tau}{\tau} = \frac{n \log(n^2 \log n)}{n^2 \log n} = \frac{n(2 \log n + O(\log n))}{n^2 \log n} = O\left(\frac{1}{n}\right).$$

Следовательно,  $P_{\text{ошибки}} = O\left(\frac{1}{n}\right)$ .

Если сравнивать мы будем числа по модулю  $p$ , нам потребуется только  $O(\log p) = O(\log(n^2 \log n)) = O(\log n)$  памяти на хранение двух остатков.

### 13.2 Алгоритм Рабина-Карпа для поиска подстроки в строке

Есть две строчки,  $|a| = m \leq |b| = n$ , хотим выяснить, 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  $\{b(i)\}_{0 \leq i \leq n-m}$  за  $O(n)$ . Теперь посравниваем  $a$  с получившимися  $b$ -шками по модулю случайного  $p$ , как в предыдущем алгоритме, но возьмем  $\tau = (n^2 m) \log(n^2 m)$ . Можно проверить, что тогда  $P_{\text{ошибки}} \leq \frac{n}{\log \tau} \leq \frac{2}{n^2} = O\left(\frac{1}{n^2}\right)$ . Но мы **уберем вероятность ошибки вообще**: если  $a \bmod p = b(i) \bmod p$ , но при этом вхождение не найдено (т.е.  $a \neq b(i)$  — случилась *коллизия*), то мы прервем работу алгоритма, и начнем простой посимвольный поиск  $a$  в  $b$  за время  $O(mn)$ .

Посмотрим, за сколько наш алгоритм работает (без ошибки). Все  $b(i)$  и  $a$  посчитаны вместе за  $O(m+n)$  шагов, все сравнения  $a \bmod p$  с  $b(i)$  стоят вместе  $O(n)$  шагов. Вероятность ошибки при одной проверке  $O\left(\frac{1}{n^2}\right)$ , а вероятность хотя бы одной ошибки среди всех  $n - m + 1 = O(n)$  проверок –  $O\left(\frac{1}{n}\right)$ . Ручная проверка работает за  $O(mn)$ .

Итого:

$$\mathbb{E}T \leq O(m+n) + O(n) + O\left(\frac{1}{n}\right) \cdot O(mn) = O(m+n).$$

## 14 (14) Рандомизированный QuickSort (Осипов Д.)

В этой главе мы строго докажем, что матожидание времени работы рандомизированного Quicksort есть  $O(n \log n)$ .

(В чисто академических целях можно также представить его как алгоритм с гарантированным [независимо от случайных чисел] временем работы и ограниченной вероятностью ошибки — просто прервём его, если он не закончил свою работы за  $10Cn \log n$ , где  $C$  — константа из  $O(\dots)$ . Требуемое утверждение получится по неравенству Маркова.)

Приведем реализацию Quicksort из книжки Cormen et al. Сортировка всего массива вызывается Quicksort( $A$ , 1, len( $A$ )).

---

**Algorithm 1:** Нижний текст

---

```
1 Partition( $A$ ,  $p$ ,  $r$ ):
2    $i = \text{random} \in [p, r]$ 
3    $A[r] \leftrightarrow A[i]$ 
4    $x = A[r]$ 
5    $i = p - 1$ 
6   for  $j = p \dots r - 1$  :
7     if  $A[j] \leq x$  :
8        $i++$ 
9        $A[i] \leftrightarrow A[j]$ 
10   $A[i + 1] \leftrightarrow A[r]$ 
11  return  $i + 1$ 
12
13 Quicksort( $A$ ,  $p$ ,  $r$ ):
14  if  $p < r$  :
15     $q = \text{Partition}(A, p, r)$ 
16    Quicksort( $A$ ,  $p$ ,  $q - 1$ )
17    Quicksort( $A$ ,  $q + 1$ ,  $r$ )
```

---

Напомним, как работает процедура Partition. Она обрабатывает отрезок  $[p \dots r]$  массива  $A$  следующим образом. В строках 2-4 случайно выбирается *опорный элемент*, который перемещается в конец отрезка и запоминается в  $x$ . В строках 5-9 элементы  $[p \dots r - 1]$  меняются таким образом, что все элементы  $\leq x$  расположены слева, а все элементы  $> x$  справа. Строка 10 располагает  $x$  между этими частями (немного меняя правую часть). Таким образом, отрезок  $A[p \dots r]$  разбивается на три части: сначала идут элементы  $\leq x$ , потом сам  $x$ , потом  $> x$ . Строка 11 возвращает позицию  $x$ .

**Теорема.** Матожидание времени работы такого Quicksort есть  $O(n \log n)$ .

*Доказательство.* За  $X$  обозначим случайную величину — общее число сравнений, произведенных на строке 7, за все время выполнения Quicksort( $A$ , 1, len( $A$ )). Из строк 16-17 видно, что каждый вызов Quicksort «убирает» из работы один элемент массива, поэтому всего вызовов Partition не более  $n$ . Каждый вызов Partition совершает  $O(1)$  действий плюс какое-то количество сравнений, так что суммарное время работы Quicksort( $A$ , 1, 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:

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

На самом деле мы могли бы вместо вероятностного варианта Quicksort рассмотреть обычный детерминированный (вместо рандомизированного выбора элемента брать, например, всегда просто первый элемент). Как мы знаем, он работает квадратичное время на некоторых массивах, но среднее (по входным данным! алгоритм не использует случайных чисел!) время работы будет  $O(n \log n)$  (упражнение). Вероятностный вариант лучше такого вот детерминированного тем, что время работы вероятностного Quicksort на конкретном массиве не зависит от этого массива, а зависит только от попавшихся ему случайных чисел.

Таким образом, матожидание времени работы Quicksort есть  $O(n + n \log n) = O(n \log n)$ .  $\square$

## 15 (15) 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

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

*Доказательство.* 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  $\leq (m-1)d|A|^{m-1} + d|A|^{m-1} = md|A|^{m-1}$ .  $\square$

**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.** 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».  $\triangle$

Ясно, что если  $p_1 = p_2$ , то алгоритм об этом и сообщит. Следующая теорема вычисляет вероятность ошибки.

**Теорема.** Вероятность того, что при случайно выбранном конечном  $A \subseteq \mathbb{Z}$  верно  $p_1 \neq p_2$ , но  $p_1(x) = p_2(x)$ , не превосходит  $\frac{md}{|A|}$ .

*Доказательство.* 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  $p_1 \neq p_2$ .  $\square$

**НВ.** Размер выбранного конечного  $A$  линейно влияет на вероятность ошибки, но гораздо слабее (логарифмически, если операции сложения и умножения выполняются за логарифм) влияет на время работы алгоритма. Таким образом, требуемая малость вероятности ошибки может достигаться не только повторением алгоритма, но и размером  $A$ .

## 16 (16) Вероятностная проверка на простоту: алгоритм Соловея-Штрассена. (Ермошин И., Осипов Д.)

### 16.1 Теоретико-числовые основания

Под  $\equiv_p$  имеется в виду «сравнимо по модулю  $p$ ».

**Определение** (Символ Лежандра). Пусть  $p$  – простое число.

$$\left(\frac{a}{p}\right) = \begin{cases} 1, & \exists x \in \mathbb{Z}_p^* : x^2 \equiv_p a \text{ (} a \text{ – квадратичный вычет в } \mathbb{Z}_p) \\ 0, & a \equiv_p 0 \text{ (} a \text{ и } p \text{ не взаимно просты)} \\ -1, & \text{иначе (} a \text{ – квадратичный невычет в } \mathbb{Z}_p) \end{cases}$$

**Определение** (Символ Якоби). Пусть  $n = \prod_i p_i$  (среди  $p_i$  могут быть равные).

$$\left(\frac{a}{n}\right) = \prod_i \left(\frac{a}{p_i}\right)$$

Несколько свойств, которые нам понадобятся.

**Лемма 16.1.** Пусть  $p$  простое. Если  $a \equiv_p b$ , то  $\left(\frac{a}{p}\right) = \left(\frac{b}{p}\right)$ .

*Доказательство.* Тривиально из определения.  $\square$

**Лемма 16.2.** Квадратичных вычетов в  $\mathbb{Z}_p$  ровно  $\frac{p-1}{2}$  штук.

*Доказательство.* Все квадратичные вычеты в  $\mathbb{Z}_p$  есть в точности все ненулевые образы отображения  $x \mapsto x^2$ . Это отображение для каждого ненулевого  $y$  склеивает числа  $y$  и  $-y$  (и только их) в  $y^2$ . Получается, что всего различных образов этого отображения  $\frac{p-1}{2}$ .  $\square$

**Теорема 16.1** (Критерий Эйлера). Пусть  $p$  простое, тогда  $\left(\frac{a}{p}\right) \equiv_p a^{\frac{p-1}{2}}$ .

*Доказательство.* Если  $a \equiv_p 0$ , то все понятно: и слева, и справа нули.

1. Пусть  $\left(\frac{a}{p}\right) = 1$ , здесь  $a^{\left(\frac{p-1}{2}\right)} \equiv_p (x^2)^{\left(\frac{p-1}{2}\right)} \equiv_p x^{p-1} \equiv_p 1$ .
2. Пусть теперь  $\left(\frac{a}{p}\right) = -1$ , посмотрим на  $f(x) = x^{\frac{p-1}{2}} - 1$ . Степень многочлена -  $\frac{p-1}{2}$ , и мы знаем что квадратичные вычеты – его корни. Из сказанного и леммы 16.2 заключаем, что других корней у  $f$  нет.  
Значит невычеты – не корни, в частности,  $f(a) \neq 0$ . Но  $x^{p-1} \equiv_p 1$ , а значит  $x^{\frac{p-1}{2}} \equiv_p \pm 1$ .  
Имеем  $f(x) \equiv_p \pm 1 - 1$ , а из  $f(a) \neq 0$  заключаем, что  $a^{\frac{p-1}{2}} \equiv_p -1$ .

□

Проверим в три утверждения:

**Теорема 16.2** (Закон квадратичной взаимности). Если  $a$  и  $n$  нечетные, то  $\left(\frac{a}{n}\right) = (-1)^{\frac{a-1}{2} \cdot \frac{n-1}{2}} \left(\frac{n}{a}\right)$

**Теорема 16.3.**  $\left(\frac{ab}{n}\right) = \left(\frac{a}{n}\right) \left(\frac{b}{n}\right)$

**Теорема 16.4.** Для нечетного  $n > 2$  верно  $\left(\frac{2}{n}\right) = (-1)^{\frac{n^2-1}{8}}$

## 16.2 Достаточное условие простоты числа

Следующая теорема лежит в основе теста Соловея-Штрассена.

**Теорема 16.5.** Если  $n$  – нечетное, и для всех  $a$ , т.ч.  $(a, n) = 1$ , выполняется  $\left(\frac{a}{n}\right) \equiv_n a^{\frac{n-1}{2}}$ , то  $n$  – простое.

*Доказательство.* Доказывать будем от противного. Пусть  $n$  бесквадратное:  $n = \prod_i p_i$ . Зафиксируем  $r$  т.ч.  $\left(\frac{r}{p_1}\right) = -1$ . По КТО найдется такое  $a$ , что:

$$\begin{cases} a \equiv_{p_1} r \\ a \equiv_{p_i} 1, \quad i \neq 1. \end{cases}$$

Тогда, учитывая  $\left(\frac{1}{x}\right) = 1$ :

$$\left(\frac{a}{n}\right) = \left(\frac{a}{p_1}\right) \cdot \prod_{i \neq 1} \left(\frac{a}{p_i}\right) = \left(\frac{r}{p_1}\right) \cdot \prod_{i \neq 1} \left(\frac{1}{p_i}\right) = -1.$$

Но из определения  $a$  имеем  $a^{\frac{n-1}{2}} \equiv_{p_2} 1$ , а по условию  $\left(\frac{a}{n}\right) \equiv_{p_2} a^{\frac{n-1}{2}}$ . Противоречие.

Предположим теперь, что в  $n$  есть квадраты –  $n = p^{2+\alpha} \cdot \prod_i p_i^{\alpha_i}$ . Заметим сначала, что  $\left(\frac{x^{n-1}}{n}\right) = \left(\frac{x}{n}\right)^{n-1} = 1$ , то есть  $x^{n-1}$  – всегда квадратичный вычет (разумеется, когда  $x \not\equiv_n 0$ ). Пусть  $r$  – первообразный корень по модулю  $p^2$  ( $\iff r$  – порождающий  $\mathbb{Z}_{p^2}^*$ ), возьмем теперь  $m$ , как в предыдущем случае (такое есть опять по КТО):

$$\begin{cases} m \equiv_{p^2} r \\ m \equiv_{p_i^{\alpha_i}} 1 \end{cases}$$

Тогда  $(m, n) = 1$  (так как  $m$  не кратно никакому  $p_i$  и  $p$ ), пользуемся предположением леммы:

$$m^{n-1} \equiv_n \left(m^{\frac{n-1}{2}}\right)^2 \equiv_n \left(\frac{m}{n}\right)^2 \equiv_n 1,$$

тем более  $m^{n-1} \equiv_{p^2} 1$ . Но, как мы помним,  $m \equiv_{p^2} r$ , значит  $r^{n-1} \equiv_{p^2} 1$ , тогда  $\phi(p^2) = p(p-1) | n-1$ . Итого  $p | n$  и  $p | (n-1)$  – противоречие. □

### 16.3 Описание алгоритма и вероятность ошибки

Нам понадобится вспомогательный

**Алгоритм вычисления  $\left(\frac{m}{n}\right)$  для нечетных  $n$ .** Мы можем разбираться с двойками в «числителе», пользуясь [теоремой 1.3](#) и [теоремой 1.4](#). Когда же и «числитель», и «знаменатель» нечетные, то, подобно алгоритму Евклида, мы пользуемся [законом квадратичной взаимности](#) всякий раз, когда «числитель» меньше «знаменателя», а далее заменяем «числитель» на его остаток от деления на «знаменатель» по [лемме 1.1](#).  $\triangle$

Приведем пример.

$$\left(\frac{14}{11}\right) = (-1)^{\frac{11^2-1}{2}} \left(\frac{7}{11}\right) = \left(\frac{7}{11}\right) = (-1)^{\frac{7-1}{2}} (-1)^{\frac{11-1}{2}} \left(\frac{11}{7}\right) = \left(\frac{11}{7}\right) = \left(\frac{4}{7}\right) = \left(\frac{2}{7}\right) \cdot \left(\frac{2}{7}\right) = 1$$

Напишем же, наконец, **алгоритм** проверки числа  $n$  на простоту.

**Алгоритм.** Выберем случайное  $m$  из  $[2, \dots, n-1]$ , если  $(m, n) \neq 1$ , ответ – «не простое». Иначе посмотрим на  $\left(\frac{m}{n}\right)$ . Надо его сравнить с  $m^{\frac{n-1}{2}}$  по модулю  $n$ . Если равенства нет, то ответ «не простое», который всегда верен ([теорема 1.5](#)). Если равенство есть, ответ «простое».  $\triangle$

О вероятности ошибки в следующей лемме:

**Лемма 16.3.** Если  $n \notin \mathbb{P}$ , то для более чем половины всех  $m \in [2, \dots, n-1]$ , взаимно простых с  $n$ :

$$\left(\frac{m}{n}\right) \neq m^{\frac{n-1}{2}}$$

*Доказательство.* Пусть числа  $b_1, b_2, \dots, b_k \in \{2, \dots, n-1\}$  – все числа, для которых  $\left(\frac{b_i}{n}\right) \equiv_n b_i^{\frac{n-1}{2}}$  и  $(b_i, n) = 1$ . Сейчас мы покажем, что  $k \leq \frac{n}{2}$ , откуда и будет следовать требуемое.

По [теореме 1.5](#)  $\exists a : (a, n) = 1, \left(\frac{a}{n}\right) \neq a^{\frac{n-1}{2}}$ . Посмотрим на числа  $b'_i = ab_i \bmod n$ . Во-первых, все  $b'_i$  попарно различны: если  $ab_i \equiv_n ab_j$ , то  $b_i \equiv_n b_j$ , так как  $(a, n) = 1$ . Кроме того, никакой  $b'_i$  не совпадает ни с каким  $b_j$ , так как

$$\left(\frac{ab_i}{n}\right) = \left(\frac{a}{n}\right) \left(\frac{b_i}{n}\right) = \left(\frac{a}{n}\right) \cdot b_i^{\frac{n-1}{2}} \neq_n (ab_i)^{\frac{n-1}{2}},$$

но для всех  $b_j$  по определению верно  $\left(\frac{b_j}{n}\right) \equiv_n b_j^{\frac{n-1}{2}}$ .

Итак, мы получили  $2k$  различных чисел  $b_1, \dots, b_k, b'_1, \dots, b'_k$ , лежащих в  $\{0, \dots, n-1\}$ , откуда по принципу Дирихле  $2k \leq n$ .  $\square$

Таким образом, если  $n$  простое, то при любом  $m$  алгоритм выдаст ответ «простое» ([критерий Эйлера](#)). Если  $n$  составное, то при случайном  $m$  алгоритм выдаст ответ «простое» с вероятностью, не превышающей  $\frac{1}{2}$ .

## 17 (17) Хеш-таблицы. Универсальные семейства хеш-функций. (Осипов Д.)

**Задача.** Реализовать структуру – множество, поддерживающее операции вставки (Insert), удаления (Delete), поиска (Search).

В этой главе временем будем считать количество элементарных операций (доступ к ячейке памяти — одна операция).

### 17.1 Прямая адресация

Считаем, что элементы нашего множества – целые числа в диапазоне  $[0, m-1]$ .

**Решение (очевидное – прямая адресация).** Заводим булевый массив  $A$  из  $m$  нулей.

- Вставить  $k$  – пометить  $A[k] = 1$ ,
- Удалить  $k$  – пометить  $A[k] = 0$ ,

- Найти  $k$  – посмотреть  $A[k]$ .

△

Ясно, что здесь всегда на всё  $O(1)$  времени,  $O(m)$  памяти.

## 17.2 Хеш-таблица с чеинингом

Если так случилось, что элементами множества могут быть не все числа  $\{0, \dots, m-1\}$ , а лишь элементы некоторого  $K \subseteq \{0, \dots, m-1\}$ ,  $|K| = n$ , то при большом  $m$  и маленьком  $n$  будет бесполезно потрачено много памяти.

Пусть теперь  $K$  – произвольное множество натуральных чисел,  $m$  – натуральный параметр.

**Решение (хеш-таблица с чеинингом).**

Предположим, что выбрана некоторая *хеш-функция*

$$h : K \rightarrow \{0, \dots, m-1\},$$

вычисляемая за  $O(1)$ . Наше множество будем хранить в массиве двусторонних списков  $T[0 \dots m-1]$ . Операции реализуем так:

- Вставить  $k$  – положить  $k$  в начало списка  $T[h(k)]$ .
- Найти  $k$  – просмотреть весь список  $T[h(k)]$ .
- Удалить  $k$  – найти  $k$  в списке  $T[h(k)]$  и удалить его, если нашелся.

△

## 17.3 ♥ Гипотеза простого равномерного хеширования: оценки

Для работоспособности алгоритма функция  $h$  может быть совершенно любой, но желательно, чтобы хеш-коды  $\{h(k)\}_{k \in K}$  распределялись равномерно. Для этого предположим, что:

1. для каждого  $k \in K$  значение  $h(k)$  является случайной величиной,
2.  $\mathbb{P}\{h(k) = r\} = \frac{1}{m}$  для всех  $r \in \{0, \dots, m-1\}$ ,
3. для всех  $k_1 \neq k_2$  величины  $h(k_1)$  и  $h(k_2)$  независимы.

Эти предположения составляют *гипотезу простого равномерного хеширования*.

Сейчас мы покажем, что в этой модели операция поиска выполняется за  $O\left(\frac{n}{m} + 1\right)$ .<sup>11</sup>

**Теорема.** При гипотезе простого равномерного хеширования средняя длина списка есть  $\frac{n}{m}$ .

*Доказательство.* Занумеруем  $K = \{k_1, \dots, k_n\}$ . Фиксируем  $j \in \{0, \dots, m-1\}$ . Для  $i = 1 \dots n$  определим случайную величину

$$X_{ij} = [h(k_i) = j] \text{ – попал ли элемент } k_i \text{ в ячейку } j.$$

Из пункта 2) ясно, что  $\mathbb{E}X_{ij} = \frac{1}{m}$ . Также ясно, что длина списка  $T[j]$  есть  $X_{1j} + \dots + X_{nj}$ . Матожидание этой величины есть

$$\mathbb{E} \sum_{i=1}^n X_{ij} = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}X_{ij} = \frac{n}{m}.$$

□

Далее нужно рассмотреть два случая: искомый элемент  $k_i$  есть в списке  $T[h(k_i)]$  (*успешный поиск*), либо же его нет (*неудачный поиск*).

<sup>11</sup>Стоит понимать как  $O(1)$  в случае  $\frac{n}{m} \leq 1$  и  $O\left(\frac{n}{m}\right)$  иначе.

**Теорема.** Среднее время работы неудачного поиска есть  $O\left(\frac{n}{m} + 1\right)$

*Доказательство.* В случае, если элемента  $k$  в списке  $T[h(k)]$  нет, то алгоритм просматривает весь список длины  $\frac{n}{m}$ .  $\square$

**Теорема.** Среднее время работы успешного поиска есть  $O\left(\frac{n}{m} + 1\right)$ .

*Доказательство.* Тут придется повозиться. Предположим, что  $k_1, \dots, k_n$  занумерованы в порядке добавления их в множество. Фиксируем  $k_i$  и считаем среднее время поиска его в списке  $T[h(k_i)]$ . Для  $j = 1 \dots m$  определим случайную величину

$$X_{ij} = [h(k_i) = h(k_j)] - \text{«}k_i \text{ в одном списке с } k_j\text{»}.$$

Ясно, что  $\mathbb{E}X_{ii} = 1$  и  $\mathbb{E}X_{ij} = \frac{1}{m}$  при  $j \neq i$ .

Алгоритм ищет  $k_i$  в списке  $T[h(k_i)]$ . Сколько элементов он пройдет, прежде чем наткнется на  $k_i$ ? Он пройдет те элементы  $k_j$ , которые лежат в  $T[h(k_i)]$  (т.е.  $h(k_i) = h(k_j)$ ) и которые находятся в этом списке раньше  $k_i$  (т.е.  $j \geq i$  – ведь каждый новый элемент добавляется в начало списка). Поэтому количество пройденных элементов равно

$$X_{in} + \dots + X_{ii}.$$

Матожидание времени поиска фиксированного  $k_i$  равно

$$\mathbb{E} \sum_{j=i}^n X_{ij} = \mathbb{E}X_{ii} + \sum_{j=i+1}^n \mathbb{E}X_{ij} = 1 + \frac{n-i}{m}$$

А если взять среднее по  $i = 1 \dots n$ , получаем:

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \left(1 + \frac{n-i}{m}\right) = 1 + \frac{n-1}{2m} = O\left(\frac{n}{m} + 1\right)$$

$\square$

## 17.4 Универсальное семейство хеш-функций: оценки

**Определение.** Универсальное семейство хеш-функций  $\mathcal{H}$  – такое множество хеш-функций, что для любой пары различных ключей  $k_1, k_2$  количество функций  $h \in \mathcal{H}$  таких, что  $h(k_1) = h(k_2)$ , не превосходит  $\frac{|\mathcal{H}|}{m}$ .

**NB.** Другими словами, при случайном равновероятном выборе функции из  $\mathcal{H}$  вероятность того, что для фиксированной пары различных ключей  $k_1, k_2$  случится коллизия  $h(k_1) = h(k_2)$ , не превосходит  $\frac{1}{m}$ .

Если у нас есть такое семейство, то перед началом работы мы выбираем из него случайно и равномерно одну функцию, по ней строим хеш-таблицу с чейнингом.

Оказывается, что в этой модели среднее время поиска остается тем же самым. Под средним временем мы понимаем матожидание времени, если хеш-функция берётся случайным образом.

**Теорема.** В модели универсального хеширования среднее время работы как неудачного, так и успешного поиска есть  $O\left(\frac{n}{m} + 1\right)$ .

*Доказательство.* Для элементов  $k$  и  $l$  обозначим:

$$X_{kl} = [h(k) = h(l)]$$

Длина цепочки  $T[h(l)]$ , в которой, возможно, лежит  $l$ , есть  $X_{k_1 l} + \dots + X_{k_n l}$ .

Если  $l$  не лежит в этой цепочке, то матожидание этой суммы не превосходит  $\frac{n}{m}$ , так как матожидание каждого слагаемого не превосходит  $\frac{1}{m}$  (см. **NB** выше).

Если же  $l$  лежит в этой цепочке, то матожидание суммы не превосходит  $1 + \frac{n-1}{m}$ : матожидание слагаемого  $X_{ll}$  равно 1, матожидание любого другого слагаемого  $\leq \frac{1}{m}$ .

Получается, что и в том, и в другом случае число шагов оценивается сверху как  $O\left(\frac{n}{m} + 1\right)$ .  $\square$

## 17.5 Универсальное семейство хеш-функций: построение

Осталось построить какое-нибудь универсальное семейство хеш-функций. Это несложно. Опишем для числового множества.

Выберем простое  $p > m$ . Для всяких целых  $a \in \{1, \dots, p-1\}$  и  $b \in \{0, \dots, p-1\}$  положим

$$h_{ab}(k) = ((ak + b) \bmod p) \bmod m$$

**Теорема.**  $\mathcal{H} = \{h_{ab}\}$  универсально.

*Доказательство.* Доказательство счётом. Убедитесь самостоятельно в следующем:

1. Фиксируем различные  $k_1, k_2 \in \{0, \dots, m-1\}$ . Обозначим  $t_i = (ak_i + b) \bmod p$  для  $i = 1, 2$ . Докажите, что  $t_1 \neq t_2$ . Напоминание:  $a \neq 0$  и  $k_1, k_2 < m < p$ .
2. Фиксируем различные  $k_1, k_2 \in \{0, \dots, m-1\}$  и различные  $t_1, t_2 \in \{0, \dots, p-1\}$ . Докажите, что существуют и единственные  $a \in \{1, \dots, p-1\}, b \in \{0, \dots, p-1\}$ , что  $t_i = (ak_i + b) \bmod p$  для  $i = 1, 2$  (вычислите эти  $t_1, t_2$ ).

Следовательно, каждая пара  $(t_1, t_2)$ , где  $t_1 \neq t_2$ , при фиксированных  $k_1 \neq k_2$  реализуема ровно одним способом. Так что если выбирать хеш-функцию  $h_{ab}$  случайно и равномерно из  $\mathcal{H}$ , то для нее пара  $(t_1, t_2)$  окажется так же равновероятна среди всех пар  $\{(t_1, t_2) : t_1 \neq t_2\}$ .

Теперь вероятность того, что  $h_{ab}(k_1) = h_{ab}(k_2)$ , равна вероятности, с которой различные равновероятно выбранные  $t_1, t_2 \in \{0, \dots, p-1\}$  совпадут по модулю  $m$ .

3. Докажите, что для фиксированного  $t_1 \in \{0, \dots, p-1\}$  количество таких  $t_2 \in \{0, \dots, p-1\}$ , что  $t_1 \neq t_2$  и  $t_1 \equiv t_2 \pmod{m}$ , не превосходит  $\frac{p-1}{m}$ .

Тогда при фиксированном  $t_1$  вероятность выбрать  $t_2 \neq t_1$  т.ч.  $t_1 \equiv t_2 \pmod{m}$  не превосходит

$$\frac{1}{p-1} \cdot \frac{p-1}{m} = \frac{1}{m}$$

Нетрудно видеть, что эта оценка сверху справедлива и для успешного равновероятного выбора пары  $(t_1, t_2)$ .

□

## 18 (18) Совершенное хеширование

Умри, Денис, лучше не напишешь!

---

Г. Потёмкин к Д. Фонвизину

Эта тема настолько хорошо описана на страницах 47-48 [СП-шного конспекта](#), что невозможно что-то убрать или добавить. Все настолько идеально, что даже нет смысла копировать текст параграфа сюда. Читайте там.

## 19 (19) Алгоритм Борувки для MST. Линейный вероятностный алгоритм для MST. (Осипов Д.)

### 19.1 Алгоритм Борувки

Шаг Борувки – это алгоритм, который сводит задачу поиска миностова у графа к той же задаче, но с меньшим числом вершин у графа (иногда и с меньшим числом ребер). Алгоритм Борувки – многократное применение шага Борувки. Шаг Борувки базируется на следующей лемме:

**Лемма** (о безопасных ребрах для алгоритма Борувки). Для всякой вершины  $v \in V$  хотя бы одно смежное с  $v$  ребро минимального веса входит в любое минимальное остовное дерево.

**Warning! Авторское доказательство.** Если все смежные в  $v$  ребра имеют одинаковый вес, то доказывать нечего – вершина  $v$  должна быть покрыта хоть каким-то смежным с ней ребром. Пусть теперь среди смежных с  $v$  ребер есть ребра веса, строго большего, чем минимальный.

Пусть  $T$  – какой-то минимальный остов. Предположим, что ни одно из ребер, смежных с  $v$  и имеющих среди них минимальный вес, не входит в  $T$ . Пусть  $(v, w)$  – любое такое ребро. Так как  $T$  – остов, то вершина  $v$  покрыта более тяжелым ребром из него, пусть  $(v, u)$ . За  $P$  обозначим единственный путь из  $u$  в  $w$  по дереву  $T$ . Добавим  $(v, w)$  в  $T$ , тогда  $P + (w, v) + (v, u)$  есть цикл в  $T \cup \{(v, w)\}$ , проходящий через  $v$ . Удаление ребра  $(u, v)$  разрушит этот цикл, и полученное множество ребер  $T' = T \setminus \{(v, u)\} \cup \{(v, w)\}$  будет снова остовным деревом. Но вес  $T'$  будет строго меньше веса  $T$  – противоречие с минимальностью.  $\square$

### Шаг Борувки.

1. Для каждой вершины  $v \in V$  помечаем смежное с ней ребро минимального веса. Если таких ребер несколько, выбираем ребро с наименьшим номером.
2. Определим компоненты связности на помеченных ребрах.
3. Каждую компоненту связности стянем в одну вершину. Некоторые ребра при этом станут петлями или мультиребрами.
4. Все петли уберем, а в мультиребрах оставим только ребра минимального веса.

$\triangle$

Корректность алгоритма Борувки заключается в следующем утверждении:

**Теорема.** Пусть шаг Борувки получил из графа  $G$  граф  $G'$ . Тогда миностов графа  $G$  есть миностов графа  $G'$  плюс помеченные в этом шаге Борувки ребра.

Для доказательства воспользуемся:

**Лемма.** Ребра, отмеченные на шаге Борувки, образуют лес.

**Warning! Авторское доказательство леммы.** Предположим, что какие-то из отмеченных ребер образовали цикл. Ориентируем ребра этого цикла следующим образом. Пусть в шаге 1 для вершины  $v$  было помечено ребро  $(v, u)$ , тогда ориентируем его как  $v \rightarrow u$ .

Утверждается, что получившийся орграф есть цикл в ориентированном смысле (а не, например, поток). Действительно, для каждой вершины  $v$  в цикле верно  $out(v) = 1$  по смыслу алгоритма и  $in(v) + out(v) = 2$  по смыслу цикла, значит и  $in(v) = 1$ .

Итак, пусть имеем цикл  $v_1 \rightarrow v_2 \rightarrow \dots \rightarrow v_k \rightarrow v_1$ . Ребро  $(v_j, v_{j+1})$ , ориентированное как  $v_j \rightarrow v_{j+1}$ , означает, что оно было выбрано как минимальное среди всех ребер, смежных с  $v_j$ , откуда имеем для весов  $w(v_j, v_{j+1}) \leq w(v_j, v_{j-1})$ . Применив это рассуждение для всех вершин в цикле, имеем:

$$w(v_1, v_2) \geq w(v_2, v_3) \geq \dots \geq w(v_{k-1}, v_k) \geq w(v_k, v_1) \geq w(v_1, v_2),$$

откуда следует, что у всех ребер цикла одинаковый вес.

Вспомним, что в случае нескольких смежных ребер с минимальным весом алгоритм выбирает ребро с наименьшим номером (см. шаг 1). Обозначим номер ребра через  $\#$ . Тогда имеем для всех  $j$   $\#(v_j, v_{j+1}) > \#(v_j, v_{j-1})$ , или:

$$\#(v_1, v_2) > \#(v_2, v_3) > \dots > \#(v_{k-1}, v_k) > \#(v_k, v_1) > \#(v_1, v_2),$$

откуда и получаем противоречие.  $\square$

**Warning! Авторское доказательство теоремы.** Шаг Борувки в графе  $G$  построил лес  $F$ , каждому дереву которого соответствует вершина в графе  $G'$ . Миностов  $T'$  графа  $G'$  соединяет все вершины графа  $G'$ , т.е. все деревья леса  $F$  в  $G$ , поэтому объединение  $F$  и  $T'$  есть дерево. По *лемме о безопасных ребрах* все ребра этого дерева входят в какой-то миностов  $G$ , ну значит этот миностов и есть  $F \cup T'$ .  $\square$



Теперь несложно получить оценку на время работы.

**Лемма.** *Время работы шага Борувки есть  $O(E + V)$ .*

*Доказательство.* Шаг 1 требует однократного просмотра всех смежных ребер у каждой вершины:  $O(E + V)$ .

Шаг 2 можно выполнить поиском в глубину, который работает за  $O(E + V)$ .

Шаг 3 требует переназначения вершин в новые компоненты связности –  $O(V)$  – и перераспределения всех ребер на новые вершины –  $O(E)$ .

Шаг 4 требует просмотра всех ребер –  $O(E)$ .  $\square$

В связном графе  $V \leq E + 1 = O(E)$ , так что верна и оценка  $O(E)$ .

Заметим, наконец, что всякий шаг Борувки уменьшает число вершин не менее, чем в два раза. Действительно, шаг 1 соединяет каждую вершину с какой-то, значим образуется не более  $n/2$  компонент – вершин в новом графе. Отсюда сразу следует, что применить шаг Борувки до построения полного миностова нужно не более  $\log_2 V = O(\log V)$  раз. Общая оценка времени работы алгоритма Борувки есть  $O(E \log V)$ .

## 19.2 Линейный вероятностный алгоритм для MST

Алгоритм Борувки можно улучшить так, что он будет работать в среднем за  $O(E + V)$ .

Пусть  $F$  – лес в графе  $G$ . Обозначим через  $w_F(u, v)$  – вес максимального ребра на единственном пути  $u \rightarrow v$  в лесе  $F$ . Если пути между  $u$  и  $v$  в  $F$  нет, положим  $w_F(u, v) = \infty$ .

**Определение.** Ребро  $(u, v)$  назовем  $F$ -тяжелым, если  $w_F(u, v) < w(u, v)$ . Иначе назовем ребро  $F$ -легким.

Например, ясно, что всякое ребро  $F$  является  $F$ -легким. Ясно, что ребро  $(u, v)$   $F$ -тяжелое, если  $F$  содержит путь между  $u$  и  $v$  в  $F$ , в котором все ребра строго меньшего веса, чем  $w(u, v)$ .

**Лемма.** Пусть  $F$  – любой лес в  $G$ . Если ребро  $(u, v)$   $F$ -тяжелое, то оно не лежит в миностове  $G$ .

*Доказательство.* Пусть  $T$  – миностов  $G$ , содержащий  $(u, v)$ . Без него множество  $T \setminus (u, v)$  распадается на две компоненты связности. Из  $F$ -тяжелости ребра  $(u, v)$  существует путь  $u \rightarrow v$ , ведущий из одной компоненты в другую, все ребра которого строго легче, чем  $(u, v)$ . Одно из них, скажем,  $e$ , соединяет две компоненты связности  $T \setminus (u, v)$ . Его и возьмем, полученное множество  $T \setminus (u, v) + e$  будет миностовом строго меньшего веса, чем  $T$ . Противоречие с минимальностью  $T$ .  $\square$

**Определение.** Случайный граф  $G(p)$  для графа  $G$  и числа  $0 < p < 1$  строится так: вершины те же, каждое ребро из  $G$  входит в  $G(p)$  с вероятностью  $p$ , других ребер нет.

**Теорема.** Пусть  $F$  – минимальный остовный лес случайного графа  $G(p)$ . Матожидание числа  $F$ -легких ребер в  $G$  не превосходит  $\frac{n}{p}$ .

*Доказательство.*

**NB.** Сокращение:  $F$ -легкое =  $F$ -легкое для  $G$ .

Упорядочим все ребра  $G$  в порядке возрастания весов:  $e_1, e_2, \dots, e_m$ . Будем строить граф  $G(p)$ , рассматривая ребра именно в этом порядке. Минимальный остовный лес  $F$  мы будем строить одновременно с  $G(p)$  следующим образом. Если  $e_i$  взято в  $G(p)$  и если  $e_i$  соединило две разные компоненты  $F$  на тот момент, то мы берем  $e_i$  в  $F$ .

Ребро  $e_i = (u, v)$   $F$ -легкое в момент рассмотрения  $\iff$  в момент рассмотрения в  $F$  нет пути  $u \rightarrow v$ , содержащего ребро более тяжелое, чем  $e_i$ . Из-за порядка рассмотрения, если между  $u$  и  $v$  уже был путь в  $F$ , то из-за него ребро  $e_i$  автоматически становится  $F$ -тяжелым, потому что все ребра этого пути были рассмотрены раньше  $e_i$ . Стало быть, ребро  $e_i$   $F$ -легкое в момент рассмотрения  $\iff$  оно соединяет две разные компоненты в  $F$ .

Однако добавление ребер в  $F$  после  $e_i$  никак не влияет на  $F$ -легкость ребра  $e_i$  (снова в силу порядка рассмотрения ребер). То есть, ребро  $e_i$   $F$ -легкое в конце построения  $G(p)$   $\iff$  ребро  $e_i$   $F$ -легкое в момент рассмотрения ребра  $e_i$ .

Резюмируя сказанное выше, ребро  $e_i$   $F$ -легкое (в конце построения  $G(p)$ )  $\iff$  оно когда-то соединило (если попало в  $G(p)$ ) или могло соединить (если не попало в  $G(p)$ ) две разные компоненты  $F$  в процессе построения  $F$ .

Определим  $k$ -тую фазу построения  $F$  как начинающуюся в момент, когда в  $F$  находится  $k-1$  ребро и заканчивающуюся, когда в  $F$  добавляется  $k$ -тое по счету ребро. Всякое  $F$ -легкое ребро, рассматриваемое в этой фазе, с вероятностью  $p$  попадает в  $G(p)$  и, следовательно, в  $F$ . Фаза  $k$  заканчивается добавлением в  $G(p)$  (и  $F$ ) любого  $F$ -легкого ребра. Стало быть, случайная величина  $e_k$ , определенная как число рассмотренных  $F$ -легких ребер за фазу  $k$ , имеет распределение:

$$\mathbb{P}(e_k = l) \leq p(1-p)^{l-1}$$

Это геометрическое распределение,  $\mathbb{E}e_k \leq \frac{1}{p}$ .

Пусть лес  $F$  в конце алгоритма имеет  $s < n$  ребер. Сумма  $e_1 + \dots + e_{s-1}$  есть случайная величина, означающая число рассмотренных  $F$ -легких ребер за весь процесс построения  $G(p)$ , то есть просто число всех  $F$ -легких ребер в  $G$ . Ясно, что ее матожидание не превосходит  $\frac{n}{p}$ .  $\square$

На этой теореме базируется следующая модификация алгоритма Борувки, которая из графа  $G_1$  с  $n$  вершинами и  $m$  ребрами строит минимальный остовный лес (ибо граф может быть несвязен).

#### Линейный вероятностный Борувка.

1. Применим к  $G_1$  3 шага Борувки, пусть  $G_2$  – полученный граф с  $\leq \frac{n}{2}$  – вершин,  $S$  – множество всех отмеченных ребер.
2. Построим случайный граф  $G_2(\frac{1}{2})$ . В нем будет  $\leq \frac{n}{8}$  вершин, а матожидание ребер будет  $\leq \frac{m}{2}$ .
3. Рекурсивно построим миностов  $F$  графа  $G_2(\frac{1}{2})$ .
4. Найдем все  $F$ -тяжелые ребра графа  $G_2$ . Выкинем их из  $G_2$ , получится граф  $G_3$ . В нем не более  $\frac{m}{4}$  ребер (применяем предыдущую теорему для  $p = \frac{1}{2}$  и числа ребер  $\frac{n}{2}$ ).
5. Рекурсивно построим миностов  $F_3$  графа  $G_3$ . Выдадим ответ: миностов есть  $S \cup F_3$

$\triangle$

**Теорема.** Матожидание времени работы этого алгоритма  $O(n + m)$ .

*Доказательство.* Пусть  $T(n, m)$  – максимум по всем графам на  $n$  вершинах и  $m$  ребрах матожидания времени работы этого алгоритма. По шагам:

1.  $O(n + m)$
2.  $O(n + m)$
3.  $T(\frac{n}{8}, \frac{m}{2})$
4.  $O(n + m)$  (верим)
5.  $T(\frac{n}{8}, \frac{n}{4})$

$$T(n, m) = T\left(\frac{n}{8}, \frac{m}{2}\right) + T\left(\frac{n}{8}, \frac{n}{4}\right) + O(n + m)$$

Несложная индукция:  $T(n, m) = O(n + m)$ .  $\square$

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

### 20.1 Начальные сведения

**Задача (SAT).** Для данной пропозициональной формулы от  $n$  переменных в конъюнктивной нормальной форме определить, выполнима ли она, то есть существует ли присваивание переменным булевых значений, для которого она истинна.

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

**NB.** Задача SAT NP-полна: принадлежит классу NP и, к тому же, любую задачу из NP можно свести к SAT. Научимся решать SAT за полиномиальное время  $\implies$  научимся решать любую NP-задачу за полиномиальное время и получим  $P = NP$ . Докажем, что SAT не решается за полином  $\implies$  автоматически  $P \neq NP$ .

**NB.** SAT сводится к своему частному случаю 3-SAT, так что всё перечисленное верно и для неё.

**Задача (3-SAT).** Пусть дана пропозициональная формула от  $n$  переменных в 3-КНФ (каждый дизъюнкт содержит не более трех литералов (т.е. переменных или отрицаний переменных)). Определить, выполнима ли она.

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

Обозначим (как в 1 семестре):

$$x^\sigma = \begin{cases} x, & \sigma = 1 \\ \neg x & \sigma = 0. \end{cases}$$

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

Для начала упростим формулу. Если вдруг у нас в формуле есть дизъюнкт, содержащий лишь один литерал, его значение ясно, и мы его подставляем в формулу (это легко: надо вычеркнуть соответствующие отрицательные [получившие значение «ложь»] литералы из всех дизъюнктов, куда они входят, и вычеркнуть дизъюнкты, содержащие положительные [получившие значение «истина»] литералы). Поступаем так, не применяя рекурсию, пока таких дизъюнктов не останется.

Теперь выделим один из дизъюнктов

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

Из всех восьми возможных наборов значений  $x_1, x_2, x_3$  конкретно под этот дизъюнкт подходят только семь – все, кроме  $(x_1, x_2, x_3) = (\neg\sigma_1, \neg\sigma_2, \neg\sigma_3)$ . Для каждого из семи наборов значений делаем следующее: подставляем его в формулу и запускаем алгоритм рекурсивно на получившейся формуле от  $n - 3$  переменных.

*Замечание.* Могут быть дизъюнкты, содержащие всего два литерала, но этот случай тривиально сводится к случаю трёх литералов.

Если нарисовать дерево рекурсии, то для количества его листьев (тривиальных формул), очевидно, выполняется соотношение  $L(n) \leq 7L(n - 3)$ , откуда немедленно  $L(n) = O(7^{n/3})$ , и время работы отличается лишь полиномиальным множителем (внутренних вершин не больше, чем листьев, действия в каждой вершине простые); в дальнейшем в этой главе мы будем этот множитель игнорировать.  $\triangle$

**Решение за  $\sim O(1.84^n)$  (метод расщепления-2).** Снова рекурсивный алгоритм. Упростив формулу, как и раньше, выделим один из дизъюнктов

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

Рекурсивно рассмотрим три случая, когда этот дизъюнкт 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.

Количество листьев в дереве рекурсии описывается соотношением  $L(n) \leq L(n - 1) + L(n - 2) + L(n - 3) + O(1)$ .  $L(n) = O(1.84^n)$  – его приближенное решение.  $\triangle$

## 20.3 ♡ 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*.

**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 ней 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  $O(3^r)$ .  $\triangle$

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  $O(3^{n/2}) + O(3^{n/2}) = O(3^{n/2})$ .  $\triangle$

## 21 (21) Алгоритм Шонинга 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 (Schöningh, 1999), время  $O(n^2(4/3)^n)$ , шанс ошибки  $\leq 1/2$ .**

Алгоритм описывается даже проще, чем предыдущие. Вначале мы берем случайный  $x \in \{0, 1\}^n$ . Повторим не более  $n$  раз следующее: если  $x$  не выполняет формулу, то возьмем в ней (какой угодно) ложный дизъюнкт, случайно выберем в нём **одну** переменную в нём и изменим её значение.  $\triangle$

**Теорема.** Если достаточно<sup>12</sup> раз повторить этот алгоритм, то вероятность того, что алгоритм найдет выполняющий набор  $x^*$ , оценивается снизу как  $\frac{1}{2}$ .

*Доказательство.* Сначала мы вычислим вероятность успеха при одном повторении.

Аналогично алгоритму ♡ *локального поиска*, мы будем называть элементы множества  $\{0, 1\}^n$  *наборами значений*, или просто *наборами* (ясно, как «подставлять» их в логическую

<sup>12</sup>См. конец доказательства

формулу от  $n$  переменных). На этом множестве можно ввести расстояние (метрику Хемминга):

$$d(x, y) = \text{количество отличающихся битов у наборов } x \text{ и } y.$$

Зафиксируем некий конкретный выполняющий набор  $x^*$ . Заметим, что при каждой итерации цикла  $x$  становится ближе (в смысле введенного расстояния) к  $x^*$  с вероятностью  $\geq 1/3$  и дальше от  $x^*$  с вероятностью  $\leq 2/3$  (если только не попадет в другой выполняющий набор! но тогда мы уже «приехали»). Действительно, если  $x \neq x^*$ , то при выборе ложного 3-дизъюнкта мы знаем, что  $x$  отличается от  $x^*$  значением хотя бы одной из трех переменных этого 3-дизъюнкта – а мы как раз случайно одно из этих трех значений и меняем. Поэтому, не уменьшая общности, еще предположим, что вероятности приближения и отдаления – **ровно**  $1/3$  и  $2/3$  соответственно.

Тогда поведение нашего алгоритма моделируется следующей задачей на случайное блуждание на отрезке  $[0, n]$ :  $x$  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  $[0, n]$ , т.ч. в точке  $n$  отражающая стенка, оттуда заведомо идём в  $n - 1$  на следующем шаге, хотя, как будет видно из дальнейшего, в анализе нам это не понадобится), и необходимо оценить вероятность того, что в течение  $n$  шагов он когда-нибудь посетит 0 (там канава: оттуда уже никуда не идём, конец алгоритма).

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

1. Случайно выбранный в начале алгоритма  $x$  оказался 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  $[0, n]$ .

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

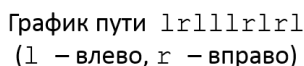
Вероятность первого события равна  $P_1 = \frac{\binom{n}{n/3}}{2^n}$ , так как из  $2^n$  равновероятных наборов  $\in \{0, 1\}^n$  мы должны выбрать тот, у которого ровно  $n/3$  позиций, в которых он и  $x^*$  различаются.

Для подсчета вероятности второго события воспользуемся следующей задачей.

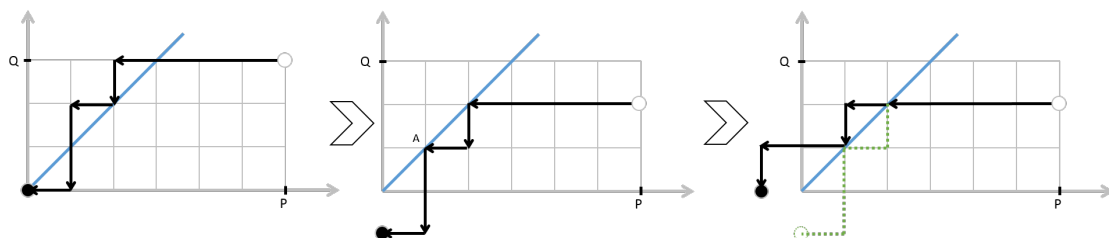
**Теорема** (Задача о пьяном матросе). *Сколько существует путей по отрезку из точки  $P - Q > 0$  в точку 0, состоящих ровно из  $P$  единичных шагов влево,  $Q$  единичных шагов вправо и не выходящих за точку 0? Ответ:  $\frac{P-Q}{P+Q} \binom{P+Q}{P}$ .*

*Доказательство задачи.* Аналогично доказательству формулы чисел Каталана через монотонные пути (ДМ, 1 семестр).

Всякий путь частицы на отрезке  $S \rightarrow 0$  с  $P$  шагами влево и  $Q$  шагами вправо можно представить в виде графика на плоскости: начиная с точки  $(P, Q)$ , мы рисуем горизонтальный отрезок при каждом шаге влево, или вертикальный отрезок при каждом шаге вправо. Количества шагов влево и вправо фиксированы, поэтому всякий такой график есть путь по плоскости  $(P, Q) \rightarrow (0, 0)$ . Всех возможных графиков всего  $\binom{P+Q}{P}$ : мы выбираем, какие  $P$  из  $P + Q$  шагов будут шагами влево. Пример графика пути:



Сместим график произвольного пути на клетку вниз – получим график  $(P, Q - 1) \rightarrow (0, -1)$ . Теперь график «правильного пути» вообще не пересекает прямую  $y = x$ , а «неправильного» – имеет общую точку. Для неправильного пути обозначим  $A$  – первую точку его касания с прямой  $y = x$  (считая от  $(0, 0)$ ). Отразив сегмент графика  $A \rightarrow (0, -1)$  относительно  $y = x$ , получим график  $(P, Q - 1) \rightarrow (-1, 0)$ , который пересекает прямую  $y = x$ . Таким образом, мы инъективно сопоставили «неправильный график»  $(P, Q - 1) \rightarrow (0, -1)$  какому-то графику  $(P, Q - 1) \rightarrow (-1, 0)$ . Пример «перестройки» графика:



Ответ на задачу:  $\binom{P+Q}{P} - \binom{P+Q}{P-1} = \frac{P-Q}{P+Q} \binom{P+Q}{P}$ .

$$P_2 = \frac{1}{3} \binom{n}{n/3} (1/3)^{2n/3} (2/3)^{n/3}$$
$$[f \stackrel{c}{\sim} g] \iff [\exists C > 0 : f \sim Cg]$$
$$P_1 \lesssim \frac{1}{\sqrt{n}} \left( \frac{3}{2^{5/3}} \right)^n$$

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

И поэтому вероятность успеха асимптотически хотя бы

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

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.