

Основные алгоритмы 3

Ковалев Алексей

1. Основываясь на алгоритме составим рекуррентное соотношение для f :

$$f(n) = 3f\left(\left\lfloor \frac{n}{4} \right\rfloor\right) + c, \quad c = 2020$$

При малых значениях аргумента ($n \leq 2020$)

$$f(n) = O(1)$$

Воспользуемся мастер-теоремой:

$$f(n) = 3f\left(\frac{n}{4}\right) + c$$

$$a = 3, \quad b = 4, \quad \log_b a = \log_4 3$$

$$\exists \varepsilon = 0.1: c = O(n^{\log_b a - \varepsilon}) = O(n^{\log_4 3 - 0.1})$$

$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a}) = \Theta(n^{\log_4 3})$$

Ответ: $f(n) = \Theta(n^{\log_4 3})$.

2. Пусть исходный массив — n_1, n_2, \dots, n_k , полученный в конце массив — m, m, \dots, m , $\gcd(n_1, n_2, \dots, n_k) = n$.

1. Мы всегда вычитаем из большего числа меньшее, значит числа на доске будут оставаться положительными целыми. В какой-то момент все числа станут одинаковыми, так как мы не можем бесконечно вычитать положительные целые числа, получая положительное целое число, тогда процесс остановится. \square

2. Когда процесс остановится на доске будут записаны числа, все равные $\gcd(n_1, n_2, \dots, n_k)$.

Предположим обратное и рассмотрим два варианта:

- Числа в конце не делятся n :
тогда при последнем вычитании получено $m: n \nmid m$, а значит среди чисел, разность которых брали, хотя бы одно не делилось на n . Продолжая это рассуждение по индукции приходим к выводу, что среди n_1, n_2, \dots, n_k было число, которое не делится на n , что невозможно. Значит все полученные числа делятся на n .
- Числа в конце делятся на n , но не равны ему:
тогда $m = qn$, $q \in \mathbb{N}$, $q \neq 1$. Сумма любого набора этих чисел будет делиться на qn , но среди всевозможных массивов, элементы которых состоят из каких-то сумм чисел итогового массива и только их, есть исходный, значит все числа в нем делятся на qn , что невозможно, поскольку n — наибольший общий делитель.

Значит все полученные в конце числа равны n .

3. Приведем алгоритм умножения некоторых чисел a и b , длина максимального из которых в двоичной записи равна n . Воспользуемся следующим соотношением:

$$(a + b)^2 = a^2 + 2ab + b^2$$

Выразив отсюда ab имеем:

$$ab = \frac{1}{2} \cdot ((a + b)^2 - a^2 - b^2)$$

Тогда произведение ab ищется за линейное время, в предположении того, что возможно возвести любое число в квадрат за $O(n)$. На возведение каждого из чисел $a + b$, a , b в квадрат потребуется линейное время. Также $O(n)$ операций потребуется на вычитание чисел и деление (для деления на 2 будем использовать битовый сдвиг). Итого два любых числа можно перемножить за $O(n)$. \square

4. Будем вычислять НОК следующим способом: известно, что $\gcd(n, m) \cdot \text{lcm}(n, m) = nm$. Тогда $\text{lcm}(n, m) = \frac{nm}{\gcd(n, m)}$. Обозначим $\min(\log n, \log m) = a$. Так как в этой задаче мы используем модель вычислений с атомарными битовыми операциями, сложность умножения двух чисел $O(a^2)$. В такой модели сложность вычисления НОД при помощи алгоритма Евклида составляет $O(a^3)$. Тогда время работы алгоритма нахождения НОК составляет $O(a^2 + a^3) = O(a^3)$.

5. Воспользуемся идеей, уже использованной в задаче 3: рассмотрим выражение

$$(a_1 + a_2 + \dots + a_n)^2 = \sum_{i=1}^n a_i^2 + 2 \sum_{i \neq j} a_i a_j$$

Тогда искомая сумма

$$\sum_{i \neq j} a_i a_j = \frac{1}{2} \cdot ((a_1 + a_2 + \dots + a_n)^2 - a_1^2 - a_2^2 - \dots - a_n^2)$$

Она может быть вычислена за линейное от n количество арифметических операций: $O(n)$ операций на вычисление суммы всех элементов массива, $O(n)$ операций на вычисление квадратов всех чисел, $O(n)$ операций на вычитание и еще $O(1)$ арифметических операций на деление и возведение суммы всех элементов в квадрат. Всего $O(n)$ арифметических операций.

6.

1.

$$\begin{aligned} T(n) &= 36T\left(\frac{n}{6}\right) + n^2 \\ a &= 36, \quad b = 6, \quad \log_b a = \log_6 36 = 2 \\ f(n) &= n^2 = \Theta(n^{\log_b a}) \end{aligned}$$

Пользуясь мастер-теоремой получаем:

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log n) = \Theta(n^2 \log n)$$

Ответ: $T(n) = \Theta(n^2 \log n)$.

2.

$$\begin{aligned} T(n) &= 3T\left(\frac{n}{3}\right) + n^2 \\ a &= 3, \quad b = 3, \quad \log_b a = \log_3 3 = 1 \\ f(n) &= n^2 \\ \exists \varepsilon = \frac{1}{2}: f(n) &= n^2 = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon}) = \Omega(n^{1 + \frac{1}{2}}) = \Omega(n^{\frac{3}{2}}) \\ \exists c = \frac{2}{3}: af\left(\frac{n}{b}\right) &= 3f\left(\frac{n}{3}\right) = 3 \cdot \frac{n^2}{9} = \frac{n^2}{3} \leq cf(n) = \frac{2}{3}f(n) = \frac{2}{3}n^2 \end{aligned}$$

Пользуясь мастер-теоремой получаем:

$$T(n) = \Theta(f(n)) = \Theta(n^2)$$

Ответ: $T(n) = \Theta(n^2)$.

3.

$$\begin{aligned} T(n) &= 4T\left(\frac{n}{2}\right) + \frac{n}{\log n} \\ a &= 4, \quad b = 2, \quad \log_b a = \log_2 4 = 2 \\ f(n) &= \frac{n}{\log n} \\ \exists \varepsilon = \frac{1}{2}: f(n) &= \frac{n}{\log n} = O(n^{\log_b a - \varepsilon}) = O(n^{2 - \frac{1}{2}}) = O(n^{\frac{3}{2}}) \end{aligned}$$

Пользуясь мастер-теоремой получаем:

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b a}) = \Theta(n^2)$$

Ответ: $T(n) = \Theta(n^2)$.

7. Будем сортировать массив слиянием, дополнив алгоритм следующим образом: при очередном слиянии двух массивов a и b будем считать, сколько элементов из a мы уже прошли (i), и помнить, сколько инверсий уже найдено (inv). Тогда, если мы добавляем в объединение массивов элемент из a , увеличиваем i на 1, если же добавляем в объединение элемент из b , увеличиваем inv на i .

Корректность: алгоритм корректен, так как он сортирует массив слиянием, но при перестановке элементов он учитывает, являлась ли данная пара инверсией, то есть непосредственно считает их количество.

Сложность: временная сложность алгоритма – $O(n \log n)$, как и у MergeSort, так как мы увеличили количество действий не более чем на константу. Также алгоритм требует $O(n)$ памяти, так как мы использовали только $O(1)$ дополнительной по отношению к MergeSort памяти.

8.

$$T_1(n) = aT_1\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$$

$$T_2(n) = aT_2\left(\frac{n}{b}\right) + g(n)$$

$$f(n) = \Theta(g(n))$$

Из дерева рекурсии для обеих функций получаем следующие соотношения:

$$T_1(n) = \sum_{i=0}^{\log_b n} a^i f\left(\frac{n^i}{b^i}\right) + \alpha n^{\log_b a}$$

$$T_2(n) = \sum_{i=0}^{\log_b n} a^i g\left(\frac{n^i}{b^i}\right) + \beta n^{\log_b a}$$

для некоторых α, β . В силу того что $f(n) = \Theta(g(n))$ имеем $\exists c_1, c_2, N: \forall n \geq N$

$$c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n)$$

$$c_1 \sum_{i=0}^{\log_b n} a^i g\left(\frac{n^i}{b^i}\right) \leq \sum_{i=0}^{\log_b n} a^i f\left(\frac{n^i}{b^i}\right) \leq c_2 \sum_{i=0}^{\log_b n} a^i g\left(\frac{n^i}{b^i}\right)$$

$$\sum_{i=0}^{\log_b n} a^i f\left(\frac{n^i}{b^i}\right) = \Theta\left(\sum_{i=0}^{\log_b n} a^i g\left(\frac{n^i}{b^i}\right)\right)$$

$$T_1(n) = \Theta\left(\sum_{i=0}^{\log_b n} a^i g\left(\frac{n^i}{b^i}\right)\right) + \alpha n^{\log_b a}$$

Причем $\alpha n^{\log_b a} = \Theta(n^{\log_b a})$, $\beta n^{\log_b a} = \Theta(n^{\log_b a})$. Тогда

$$T_1(n) = \Theta\left(\sum_{i=0}^{\log_b n} a^i g\left(\frac{n^i}{b^i}\right)\right) + \Theta(n^{\log_b a}) = \Theta(T_2(n))$$

$$T_1(n) = \Theta(T_2(n))$$

□

9.

1.

$$T(n) = 3T\left(\left\lfloor \frac{n}{4} \right\rfloor\right) + T\left(\left\lceil \frac{n}{6} \right\rceil\right) + n$$

Так как на каждом уровне дерево ветвится не более чем в 4 раза, а n делится как минимум на 4, количество листьев будет составлять $O(n^{\log_4 4}) = O(n)$.

$$T(n) = \sum_{i=0}^{\log_4 n} \frac{3^i n}{4^i} + \sum_{i=0}^{\log_6 n} \frac{n}{6^i} + O(n)$$

$$T(n) = n \cdot \frac{1 - (3/4)^{\log_4 n + 1}}{1 - 3/4} + n \cdot \frac{1 - (1/6)^{\log_6 n + 1}}{1 - 1/6} + O(n)$$

$$T(n) = 4n - 3 \cdot \left(\frac{3}{4}\right)^{\log_4 n} + \frac{1}{5}n - \frac{6}{5} \cdot \left(\frac{1}{6}\right)^{\log_6 n} + O(n)$$

$$T(n) = 4n - \frac{3n^{\log_4 3}}{n} + \frac{6}{5}n - \frac{1}{5} \cdot \frac{1}{n} + O(n) = \Theta(n)$$

Ответ: $T(n) = \Theta(n)$.

2.

$$T(n) = T(\lfloor \alpha n \rfloor) + T(\lfloor (1 - \alpha)n \rfloor) + \Theta(n), \quad 0 < \alpha < 1$$

Так как на каждом уровне дерево ветвится не более чем в 2 раза, а n умножается на α и $1 - \alpha$, количество листьев будет составлять $O(n^{-\log_\beta 2})$, где $\beta = \min(1 - \alpha, \alpha) \leq \frac{1}{2}$. Тогда, начиная с некоторого номера, для некоторых c_1, c_2 выполняется

$$c_1 \left(\sum_{i=0}^{-\log_\alpha n} \alpha n + \sum_{i=0}^{-\log_{1-\alpha} n} (1 - \alpha)n \right) + O(n^{-\log_\beta 2}) \leq T(n) \leq c_2 \left(\sum_{i=0}^{-\log_\alpha n} \alpha n + \sum_{i=0}^{-\log_{1-\alpha} n} (1 - \alpha)n \right) + O(n^{-\log_\beta 2})$$

$$-c'_1 n (\log_\alpha n + \log_{1-\alpha} n) + O(n^{-\log_\beta 2}) \leq T(n) \leq -c'_2 n (\log_\alpha n + \log_{1-\alpha} n) + O(n^{-\log_\beta 2})$$

$$c'_1 n \log n + O(n^{-\log_\beta 2}) \leq T(n) \leq c'_2 n \log n + O(n^{-\log_\beta 2})$$

Причем $-\log_\beta 2 \leq 1$, в силу $\beta = \min(1 - \alpha, \alpha) \leq \frac{1}{2}$, а значит $n^{-\log_\beta 2} = O(n)$. Тогда

$$T(n) = \Theta(n \log n)$$

Ответ: $T(n) = \Theta(n \log n)$.

3.

$$T(n) = T\left(\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor\right) + 2T\left(\left\lfloor \frac{n}{4} \right\rfloor\right) + \Theta(n)$$

Заметим, что на каждом слое дерева рекурсии для $T(n)$ сумма элементов в вершинах равна n . Глубина дерева не больше $\log_2 n$, так как $T(n) \geq T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor)$ и не меньше $\log_4 n$, так как $T(n) \geq T(\lfloor \frac{n}{4} \rfloor)$, то есть глубина дерева логарифмическая. Значит $\exists c_1, c_2, N : \forall n \geq N \quad c_1 n \log_4 n \leq T(n) \leq c_2 n \log_2 n$. Отсюда $T(n) = \Theta(n \log n)$.

Ответ: $T(n) = \Theta(n \log n)$.

4.

$$T(n) = 27T\left(\frac{n}{3}\right) + \frac{n^3}{\log^2 n}$$

Для некоторого α выполняется

$$T(n) = \sum_{i=0}^{\log_3 n} \frac{27^i (n/3^i)^3}{\log^2(n/3^i)} + \alpha n^{\log_3 27}$$

$$T(n) = \sum_{i=0}^{\log_3 n} \frac{n^3}{\log^2(n/3^i)} + \alpha n^3$$

$$T(n) = n^3 \sum_{i=0}^{\log_3 n} \frac{1}{(\log n - i \log 3)^2} + \alpha n^3$$

$$n^3 \sum_{i=0}^{\log_3 n} \frac{1}{(\log n - i \log 3)^2} \leq n^3 \Rightarrow \alpha n^3 \leq T(n) \leq (1 + \alpha)n^3$$

$$T(n) = \Theta(n^3)$$

Ответ: $T(n) = \Theta(n^3)$.

10. Для начала покажем, как за $O(\log p)$ вычислять $a^{-1} \pmod p$.
По малой теореме Ферма

$$a^{p-1} \equiv 1 \pmod p, \gcd(a, p) = 1$$

$$a^{p-2} \equiv a^{-1} \pmod p$$

То есть мы можем найти a^{-1} , посчитав a^{p-2} , для чего воспользуемся быстрым возведением в степень, сложность которого $O(\log p)$.

1. Сначала вычислим $(n!)^{-1}$. Для этого необходимо сначала найти $n! \pmod p$, что делается за $O(n)$, а затем воспользоваться приведенным выше алгоритмом. Значение $(n!)^{-1}$ сразу сохраним в `invfac[n]`. Далее будем считать `invfac[i]` для $i = n-1, \dots, 1$ домножая `invfac[i]` на $i-1$. Здесь мы пользуемся тем, что

$$(i!)^{-1} \equiv 1 \cdot 2^{-1} \cdot \dots \cdot i^{-1} \pmod p$$

$$((i-1)!)^{-1} \equiv 1 \cdot 2^{-1} \cdot \dots \cdot (i-1)^{-1} \equiv (i!)^{-1} \cdot i \pmod p$$

Итак, сложность предложенного алгоритма составляет $O(n + \log p) - O(n + \log p)$ на вычисление $(n!)^{-1}$ и затем $O(n)$ операций на вычисление всех предыдущих значений `invfac[i]`.

2. Сначала вычислим массив `invfac[i]` для всех i от 1 до n из предыдущего пункта задачи. Затем вычислим массив `fac[i]` для всех i от 0 до $n-1$, на что нам потребуется $O(n)$ операций (для вычисления `fac[i]` умножаем `fac[i-1]` на i , `fac[0] = 0`). Теперь для вычисления `inv[i]` нужно умножить `invfac[i]` на `fac[i-1]` для всех i от 1 до n . Это потребует еще $O(n)$ арифметических операций, значит всего для вычисления `inv[i]` необходимо $O(n + \log p)$ арифметических операций.
Также понятно, что алгоритм можно оптимизировать по памяти, не храня целиком какой-то из массивов `invfac[]` или `fac[]`, а храня лишь переменную, в которой на шаге i хранятся либо $(i!)^{-1}$, либо $(i-1)!$ соответственно.