Алгоритмы и структуры данных-1 Лекция 5

Дата: 02.10.2023

Программная инженерия, 2 курс 2023-2024 учебный год

Нестеров Р.А., PhD, ст. преподаватель департамент программной инженерии ФКН

Вопрос тысячелетия

Верно ли, что любой рекурсивный алгоритм можно перевести в итерационный?

План

Применение метода Штрассена для умножения квадратных матриц

Несколько слов об алгоритме Карацубы для умножения чисел

Решение рекуррентных соотношений.

Основная теорема

Рекуррентные соотношения

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + O(1)$$

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + O(1)$$

Предположим, что $T(n) = O(n^3) \le cn^3$.

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + O(1)$$

Предположим, что $T(n) = O(n^3) \le cn^3$.

Проверить: $T(n) \le c(n-1)^3 + c(n-2)^3 + d \le cn^3$.

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + O(1)$$

Предположим, что $T(n) = O(n^3) \le cn^3$.

Проверить: $T(n) \le c(n-1)^3 + c(n-2)^3 + d \le cn^3$.

 $HO: 2cn^3 + \dots \leq cn^3$ заведомо неверно!

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + O(1)$$

Предположим, что $T(n) = O(n^3) \le cn^3$.

Проверить: $T(n) \le c(n-1)^3 + c(n-2)^3 + d \le cn^3$.

 $HO: 2cn^3 + \dots \leq cn^3$ заведомо неверно!

Никакая степенная функция в качестве верхней границы не даст нам верного результата...

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + O(1)$$

Предположим, что $T(n) = O(2^n) \le c \cdot 2^n$.

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + O(1)$$

Предположим, что $T(n) = O(2^n) \le c \cdot 2^n$.

Проверить: $T(n) \le c \cdot 2^{n-1} + c \cdot 2^{n-2} + d \le c \cdot 2^n$.

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + O(1)$$

Предположим, что $T(n) = O(2^n) \le c \cdot 2^n$.

Проверить: $T(n) \le c \cdot 2^{n-1} + c \cdot 2^{n-2} + d \le c \cdot 2^n$.

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + O(1)$$

Предположим, что $T(n) = O(2^n) \le c \cdot 2^n$.

Проверить: $T(n) \le c \cdot 2^{n-1} + c \cdot 2^{n-2} + d \le c \cdot 2^n$.

Действительно, $(c/2 + c/4) \cdot 2^n + d \le c \cdot 2^n$.

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + O(1)$$

Предположим, что $T(n) = O(2^n) \le c \cdot 2^n$.

Проверить: $T(n) \le c \cdot 2^{n-1} + c \cdot 2^{n-2} + d \le c \cdot 2^n$.

Действительно, $(c/2 + c/4) \cdot 2^n + d \le c \cdot 2^n$.

Рекурсивное вычисление чисел Фибоначчи имеет экспоненциальную сложность...

Метод Штрассена

Матрицы размера
$$^{n}/_{2} \times ^{n}/_{2}$$
 $\binom{A_{11}}{A_{21}} \stackrel{A_{12}}{A_{22}} \cdot \binom{B_{11}}{B_{21}} \stackrel{B_{12}}{B_{22}} = 8$ умножений подматриц

$$egin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \cdot egin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_{12} \ A_{22} \ A_{23} \ A_{2$$

Любой алгоритм умножения двух квадратных матриц размера 2×2 потребует как минимум семь умножений

S. Winograd, 1971

$$\begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix}$$

Суммы

Рекурсивные произведения

$$\begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix}$$

Суммы	Рекурсивные произведения
$S_1 = B_{12} - B_{22}$	
$S_2 = A_{11} + A_{12}$	
$S_3 = A_{21} + A_{22}$	
$S_4 = B_{21} - B_{11}$	
$S_5 = A_{11} + A_{22}$	
$S_6 = B_{11} + B_{22}$	
$S_7 = A_{12} - A_{22}$	
$S_8 = B_{21} + B_{22}$	
$S_9 = A_{11} - A_{21}$	
$S_{10} = B_{11} + B_{12}$	AuC II 1 2022 2024 II Daywa F

$$\begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix}$$

Суммы	Рекурсивные произведения
$S_{1} = B_{12} - B_{22}$ $S_{2} = A_{11} + A_{12}$ $S_{3} = A_{21} + A_{22}$ $S_{4} = B_{21} - B_{11}$ $S_{5} = A_{11} + A_{22}$ $S_{6} = B_{11} + B_{22}$ $S_{7} = A_{12} - A_{22}$ $S_{8} = B_{21} + B_{22}$ $S_{9} = A_{11} - A_{21}$ $S_{10} = B_{11} + B_{12}$	$P_{1} = A_{11} \times S_{1}$ $P_{2} = S_{2} \times B_{22}$ $P_{3} = S_{3} \times B_{11}$ $P_{4} = A_{22} \times S_{4}$ $P_{5} = S_{5} \times S_{6}$ $P_{6} = S_{7} \times S_{8}$ $P_{7} = S_{9} \times S_{10}$

$$\begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} P_5 + P_4 - P_2 + P_6 & P_1 + P_2 \\ P_3 + P_4 & P_5 + P_1 - P_3 - P_7 \end{pmatrix}$$

Суммы	Рекурсивные произведения
$S_1 = B_{12} - B_{22}$ $S_2 = A_{11} + A_{12}$ $S_3 = A_{21} + A_{22}$ $S_4 = B_{21} - B_{11}$ $S_5 = A_{11} + A_{22}$ $S_6 = B_{11} + B_{22}$ $S_7 = A_{12} - A_{22}$ $S_8 = B_{21} + B_{22}$ $S_9 = A_{11} - A_{21}$ $S_{10} = B_{11} + B_{12}$	$P_{1} = A_{11} \times S_{1}$ $P_{2} = S_{2} \times B_{22}$ $P_{3} = S_{3} \times B_{11}$ $P_{4} = A_{22} \times S_{4}$ $P_{5} = S_{5} \times S_{6}$ $P_{6} = S_{7} \times S_{8}$ $P_{7} = S_{9} \times S_{10}$

АиСД-1 2023-2024. Лекция 5

Вычисление 10 промежуточных сумм подматриц размера $n/2 \times n/2$

Вычисление 10 промежуточных сумм подматриц размера $n/2 \times n/2$

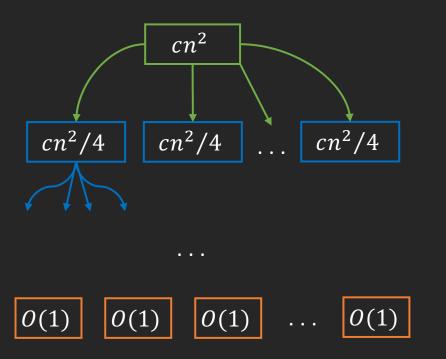
Рекурсивное вычисление 7 произведений подматриц размера $n/2 \times n/2$

Вычисление 10 промежуточных сумм подматриц размера $n/2 \times n/2$

Рекурсивное вычисление 7 произведений подматриц размера $n/2 \times n/2$

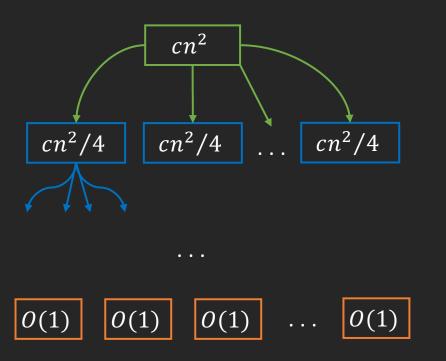
$$T(n) = 7 \cdot T(n/2) + O(n^2)$$

$$T(n) = 7 \cdot T(n/2) + O(n^2)$$



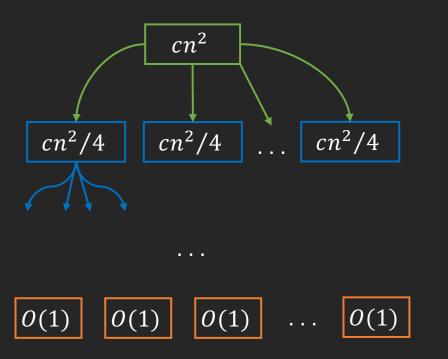
Высота дерева - $log_2 n$

$$T(n) = 7 \cdot T(n/2) + O(n^2)$$



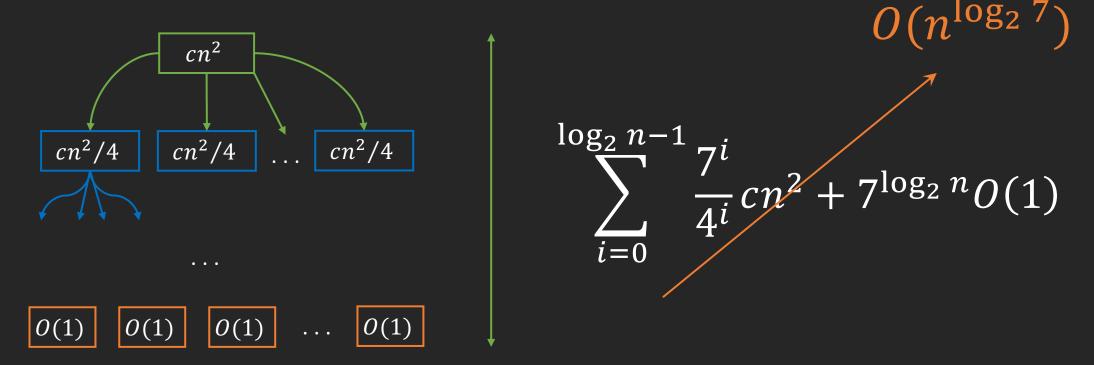
На уровне i - 7^i задач с затратами ${cn^2/_4}_i$

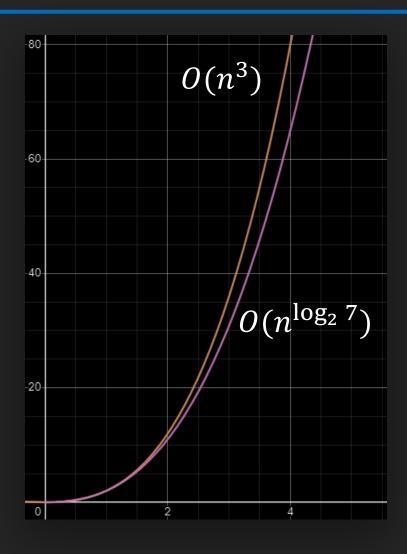
$$T(n) = 7 \cdot T(n/2) + \Theta(n^2)$$



$$\sum_{i=0}^{\log_2 n - 1} \frac{7^i}{4^i} cn^2 + 7^{\log_2 n} O(1)$$

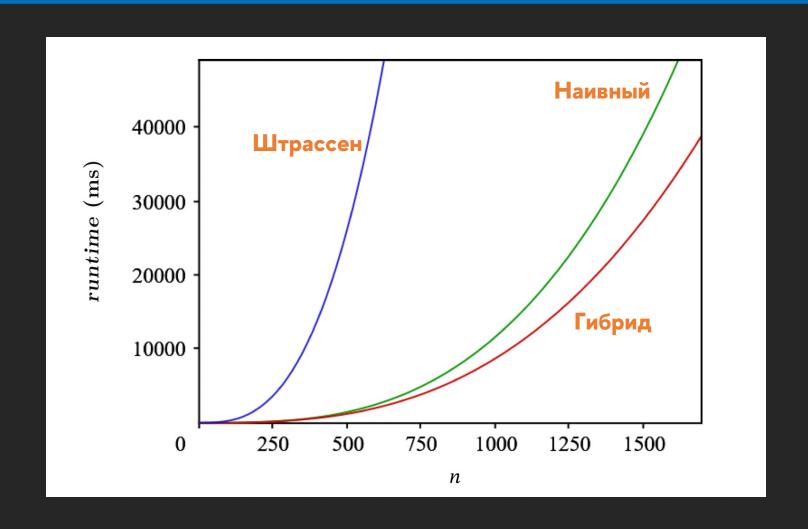
$$T(n) = 7 \cdot T(n/2) + \Theta(n^2)$$

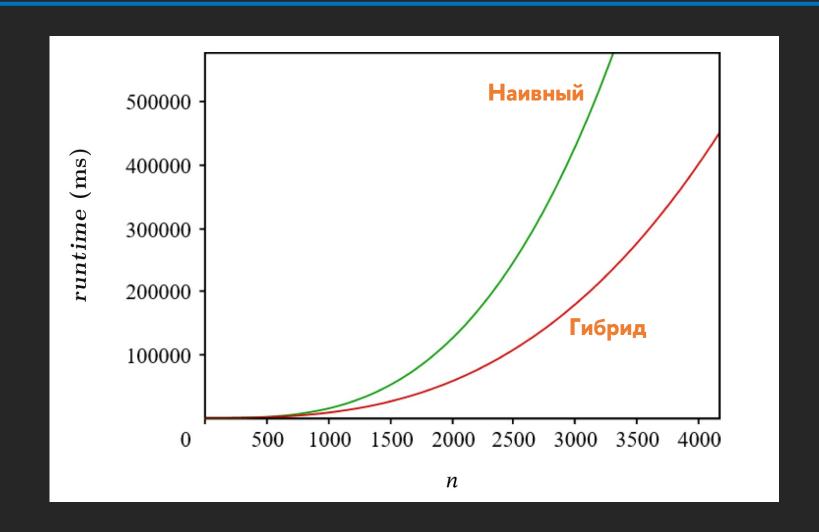




$$T_1(n) = 8 \cdot T(n/2) + \Theta(n^2)$$

$$T_2(n) = 7 \cdot T(n/2) + \Theta(n^2)$$





На практике рекурсивное деление должно остановиться раньше и перейти к обычному умножению

На практике рекурсивное деление должно остановиться раньше и перейти к обычному умножению

Алгоритм Штрассена дает имеет преимущество при размерностях за пределами практического

использования

Алгоритм Карацубы

× 123456789012345 987654321054321

+

АиСД-1 2023-2024. Лекция 5

. . .

 $\times \frac{123456789012345}{987654321054321}$

+

Стандартное умножение в столбик потребует $O(n^2)$ умножений цифр

<u>Умножение n-значных чисел</u>

× 123456789012345 987654321054321

Стандартное умножение в столбик потребует $O(n^2)$ умножений цифр

На сложения не обращаем внимания...

. . .

<u>Умножение n-значных чисел</u>

× 123456789012345 987654321054321

• • •

Стандартное умножение в столбик потребует $O(n^2)$ умножений цифр

На сложения не обращаем внимания...

Пробуем DaC...

$$a_1 a_2 \dots a_n \times b_1 b_2 \dots b_n$$

$$a_1 a_2 \dots a_n \times b_1 b_2 \dots b_n$$

$$(a_1 a_2 \dots a_{n/2} \cdot 10^{n/2} + a_{n/2+1} a_{n/2+2} \dots a_n) \times (b_1 b_2 \dots b_{n/2} \cdot 10^{n/2} + b_{n/2+1} b_{n/2+2} \dots b_n)$$

<u>Умножение n-значных чисел</u>

$$a_1 a_2 \dots a_n \times b_1 b_2 \dots b_n$$

$$(A_1 \cdot 10^{n/2} + A_2) \times (B_1 \cdot 10^{n/2} + B_2)$$

<u>Умножение n-значных чисел</u>

$$a_1 a_2 \dots a_n \times b_1 b_2 \dots b_n$$

$$(A_1 \cdot 10^{n/2} + A_2) \times (B_1 \cdot 10^{n/2} + B_2) =$$

$$= A_1 A_2 \cdot 10^n + (A_1 B_2 + A_2 B_1) \cdot 10^{n/2} + A_2 B_2$$

$$a_1 a_2 \dots a_n \times b_1 b_2 \dots b_n$$

$$(A_1 \cdot 10^{n/2} + A_2) \times (B_1 \cdot 10^{n/2} + B_2) =$$

$$= A_1 A_2 \cdot 10^n + (A_1 B_2 + A_2 B_1) \cdot 10^{n/2} + A_2 B_2$$

4 умножения — A_1A_2 , A_1B_2 , A_2B_1 , A_2B_2

$$a_1 a_2 \dots a_n \times b_1 b_2 \dots b_n$$

$$(A_1 \cdot 10^{n/2} + A_2) \times (B_1 \cdot 10^{n/2} + B_2) =$$

$$= A_1 A_2 \cdot 10^n + (A_1 B_2 + A_2 B_1) \cdot 10^{n/2} + A_2 B_2$$

4 умножения — A_1A_2 , A_1B_2 , A_2B_1 , A_2B_2 $O(n^2)$

Лучше не стало...

<u>Умножение n-значных чисел</u>

$$a_1 a_2 \dots a_n \times b_1 b_2 \dots b_n$$

$$(A_1 \cdot 10^{n/2} + A_2) \times (B_1 \cdot 10^{n/2} + B_2) =$$

$$= A_1 A_2 \cdot 10^n + (A_1 B_2 + A_2 B_1) \cdot 10^{n/2} + A_2 B_2$$

3 умножения — A_1A_2 , A_2B_2 , $(A_1+A_2)(B_1+B_2)$

$$a_1 a_2 \dots a_n \times b_1 b_2 \dots b_n$$

$$(A_1 \cdot 10^{n/2} + A_2) \times (B_1 \cdot 10^{n/2} + B_2) =$$

$$= A_1 A_2 \cdot 10^n + (A_1 B_2 + A_2 B_1) \cdot 10^{n/2} + A_2 B_2$$

3 умножения — A_1A_2 , A_2B_2 , $(A_1+A_2)(B_1+B_2)$

$$a_1 a_2 \dots a_n \times b_1 b_2 \dots b_n$$

$$(A_1 \cdot 10^{n/2} + A_2) \times (B_1 \cdot 10^{n/2} + B_2) =$$

$$= A_1 A_2 \cdot 10^n + (A_1 B_2 + A_2 B_1) \cdot 10^{n/2} + A_2 B_2$$

$$\frac{3}{5}$$
 умножения — A_1A_2 , A_2B_2 , $(A_1+A_2)(B_1+B_2)$

$$(A_1 + A_2)(B_1 + B_2) - A_1A_2 - A_2B_2 = A_1B_2 + A_2B_1$$

$$a_1 a_2 \dots a_n \times b_1 b_2 \dots b_n$$

$$(A_1 \cdot 10^{n/2} + A_2) \times (B_1 \cdot 10^{n/2} + B_2) =$$

$$= A_1 A_2 \cdot 10^n + (A_1 B_2 + A_2 B_1) \cdot 10^{n/2} + A_2 B_2$$

$$\frac{3}{5}$$
 умножения — A_1A_2 , A_2B_2 , $(A_1+A_2)(B_1+B_2)$

$$(A_1 + A_2)(B_1 + B_2) - A_1A_2 - A_2B_2 = A_1B_2 + A_2B_1$$

<u>Умножение n-значных чисел</u>

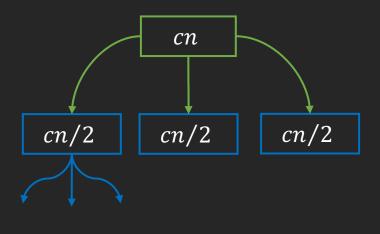
$$a_1 a_2 \dots a_n \times b_1 b_2 \dots b_n$$

$$(A_1 \cdot 10^{n/2} + A_2) \times (B_1 \cdot 10^{n/2} + B_2) =$$

$$= A_1 A_2 \cdot 10^n + (A_1 B_2 + A_2 B_1) \cdot 10^{n/2} + A_2 B_2$$

$$T(n) = 3 \cdot T(n/2) + O(n)$$

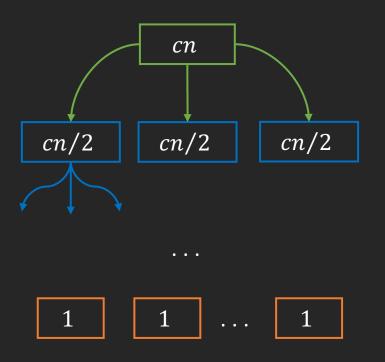
$$T(n) = 3 \cdot T(n/2) + O(n)$$



1 1 ... 1

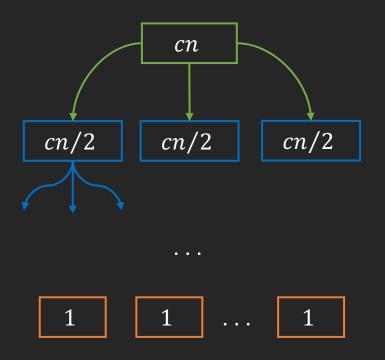
. . .

$$T(n) = 3 \cdot T(n/2) + O(n)$$



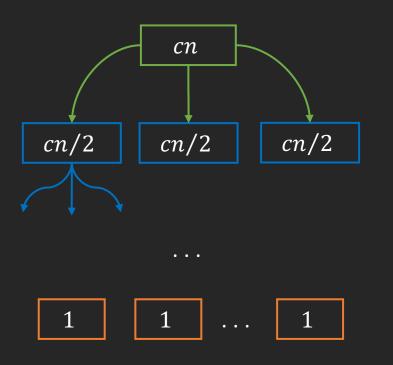
Высота дерева - $log_2 n$

$$T(n) = 3 \cdot T(n/2) + O(n)$$



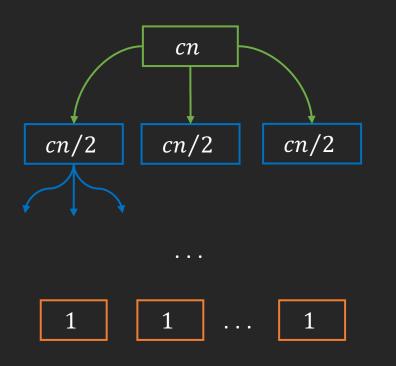
На уровне i - 3^i задач с затратами $^{cn}/_{2^i}$

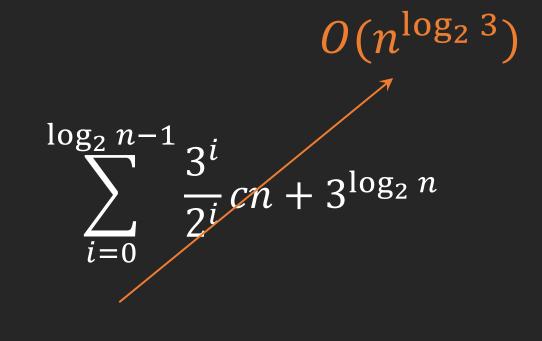
$$T(n) = 3 \cdot T(n/2) + O(n)$$

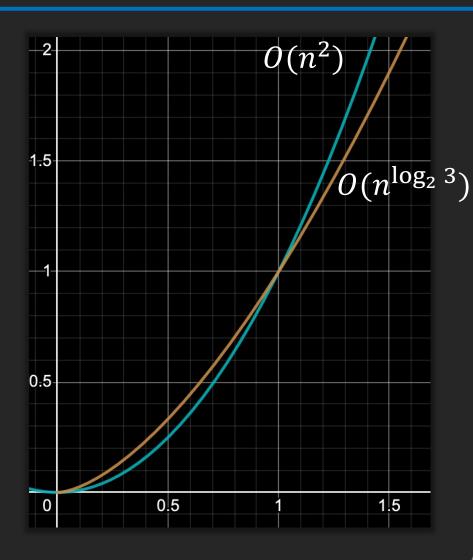


$$\sum_{i=0}^{\log_2 n - 1} \frac{3^i}{2^i} cn + 3^{\log_2 n}$$

$$T(n) = 3 \cdot T(n/2) + O(n)$$

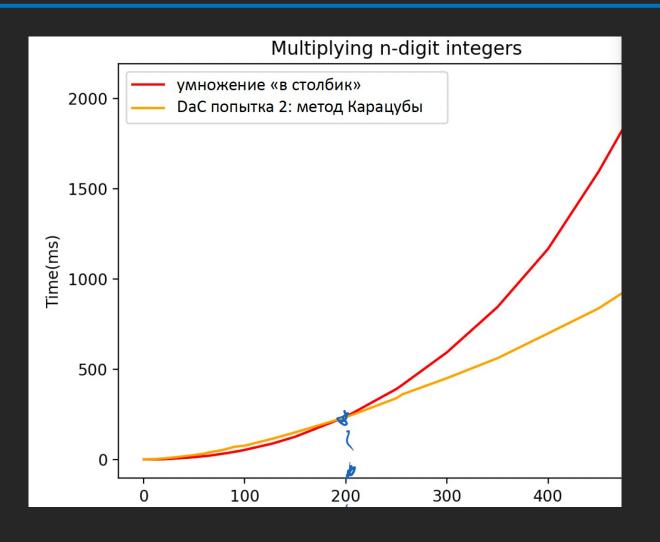






$$T_1(n) = 4 \cdot T(n/2) + O(n)$$

$$T_2(n) = 3 \cdot T(n/2) + O(n)$$



На практике дает меньшее влияние на дополнительные затраты по сравнению с алгоритмом Штрассена

На практике дает меньшее влияние на дополнительные затраты по сравнению с алгоритмом Штрассена

Выбор этого алгоритма оправдан при умножении 200- и более-значных чисел

Master-теорема

Метод подстановки (с гипотезой) помогает решить рекуррентное соотношение любого вида

Метод подстановки (с гипотезой) помогает решить рекуррентное соотношение любого вида

Построение дерева рекурсии дает возможность сформулировать корректную гипотезу для метода подстановки

Master-теорема дает асимптотическую оценку для рекуррентных соотношений вида

Master-теорема дает асимптотическую оценку для рекуррентных соотношений вида

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$
 при $a \ge 1, b > 1$

Master-теорема дает асимптотическую оценку для рекуррентных соотношений вида

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$
 при $a \ge 1, b > 1$

в зависимости от асимптотической оценки f(n)

$$T(n) = a \cdot T(n/b) + f(n)$$
 при $a \ge 1$, $b > 1$

Если
$$f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon})$$
, где $\epsilon > 0$, тогда $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$

$$T(n) = a \cdot T(n/b) + f(n)$$
 при $a \ge 1$, $b > 1$

Если
$$f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon})$$
, где $\epsilon > 0$, тогда $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$

Если
$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$
, тогда $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log n)$

$$T(n) = a \cdot T(n/b) + f(n)$$
 при $a \ge 1, b > 1$

Если
$$f(n) = O(n^{\log_b a - \epsilon})$$
, где $\epsilon > 0$, тогда $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$

Если
$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$
, тогда $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log n)$

Если
$$f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \epsilon})$$
, где $\epsilon > 0$, и $af(n/b) \le cf(n)$ для некоторого $c < 1$ и для всех больших n , тогда $T(n) = \Theta(f(n))$

$$T(n) = a \cdot T(n/b) + f(n)$$
 при $a \ge 1$, $b > 1$

Фактически для вывода оценки T(n) требуется сравнить асимптотическое поведение f(n) с функцией $n^{\log_b a}$

$$T(n) = a \cdot T(n/b) + f(n)$$
 при $a \ge 1, b > 1$

Фактически для вывода оценки T(n) требуется сравнить асимптотическое поведение f(n) с функцией $n^{\log_b a}$

Тот, кто «больше», и будет определять решение рекуррентного соотношения

$$T(n) = a \cdot T(n/b) + O(n^c)$$
 при $a \ge 1, b > 1, c > 0$

Если
$$c > \log_b a$$
, то $T(n) = O(n^c)$

Если
$$c = \log_b a$$
, то $T(n) = O(n^c \log n)$

Если
$$c < \log_b a$$
, то $T(n) = O(n^{\log_b a})$

$$T(n) = a \cdot T(n/b) + O(n^c)$$
 при $a \ge 1, b > 1, c > 0$

Если
$$c > \log_b a$$
, то $T(n) = O(n^c)$

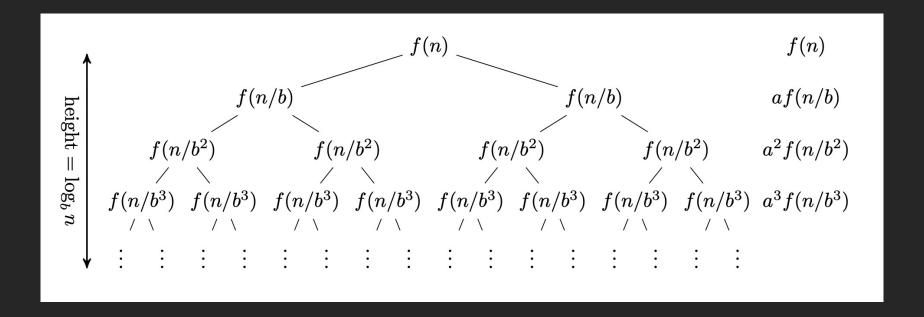
Если
$$c = \log_b a$$
, то $T(n) = O(n^c \log n)$

Если
$$c < \log_b a$$
, то $T(n) = O(n^{\log_b a})$

Символ $oldsymbol{O}$ можно соответственно $oldsymbol{ iny BCЮДУ}$ заменить на $oldsymbol{\Theta}$ или $oldsymbol{\Omega}$

Master-теорема. Доказательство

Конструктивное доказательство основано на построении общего дерева рекурсии для $T(n) = a \cdot T(n/b) + f(n)$ и последовательном анализе случаев



Соотношение	Решение
	Имеем $f(n) = O(n^c)$, где $c = 1$. Поскольку $c < \log_3 9 = 2$, $T(n) = O(n^2)$.

Соотношение	Решение
$T(n) = 9 \cdot T(n/3) + n$	Имеем $f(n) = O(n^c)$, где $c = 1$. Поскольку $c < \log_3 9 = 2$, $T(n) = O(n^2)$.
$T(n) = 2 \cdot T(n/4) + \sqrt{n}$	Имеем $f(n) = O(n^c)$, где $c = 0.5$. Поскольку $c = \log_4 2 = 0.5$, $T(n) = O(n \log n)$.

Соотношение	Решение
$T(n) = 9 \cdot T(n/3) + n$	Имеем $f(n) = O(n^c)$, где $c = 1$. Поскольку $c < \log_3 9 = 2$, $T(n) = O(n^2)$.
$T(n) = 2 \cdot T(n/4) + \sqrt{n}$	Имеем $f(n) = O(n^c)$, где $c = 0.5$. Поскольку $c = \log_4 2 = 0.5$, $T(n) = O(n \log n)$.
$T(n) = 2 \cdot T(n/2) + n \log n$	Имеем $a=b=2$, а $c=\log_b a=1$. Кроме того, $f(n)=n\log n$ асимптотически больше, чем $n^c=n$.

Соотношение	Решение
$T(n) = 9 \cdot T(n/3) + n$	Имеем $f(n) = O(n^c)$, где $c = 1$. Поскольку $c < \log_3 9 = 2$, $T(n) = O(n^2)$.
$T(n) = 2 \cdot T(n/4) + \sqrt{n}$	Имеем $f(n) = O(n^c)$, где $c = 0.5$. Поскольку $c = \log_4 2 = 0.5$, $T(n) = O(n \log n)$.
$T(n) = 2 \cdot T(n/2) + n \log n$	Имеем $a=b=2$, а $c=\log_b a=1$. Кроме того, $f(n)=n\log n$ асимптотически больше, чем $n^c=n$. Однако $f(n)$ не превосходит n полниномиально, так как $f(n)/n=\log n$.

Divide-and-Conquer

Одна из самых базовых стратегий проектирования алгоритмов путем разбиения задачи на независимые друг от друга подзадачи

Divide-and-Conquer

Одна из самых базовых стратегий проектирования алгоритмов путем разбиения задачи на независимые друг от друга подзадачи

Почему бы не рассмотреть вариант параллелизации процессов решения независимых подзадач?

Divide-and-Conquer

STRASSEN MATRIX MULTIPLICATION

CLOSEST POINTS

MERGE SORT

K-WAY MERGE

KARATSUBA INTEGER MULTIPLICATION

Teaser – Лекция б

Стохастические (рандомизированные алгоритмы). Из Лас Вегаса в Монте-Карло

Быстрая сортировка QUICK SORT. Порядковые статистики SELECT

Средняя и ожидаемая сложность алгоритма