

Московский авиационный институт
(национальный исследовательский университет)

Факультет информационных технологий и прикладной
математики

Кафедра вычислительной математики и программирования

Лабораторная работа №7 по курсу «Дискретный анализ»

Студент: И. А. Мариничев
Преподаватель: Н. С. Капралов
Группа: М8О-208Б
Дата: 23.04.21
Оценка:
Подпись:

Москва, 2021

Лабораторная работа №7. Игра с числом

Задача: При помощи метода динамического программирования разработать алгоритм решения задачи, определяемой своим вариантом; оценить время выполнения алгоритма и объем затрачиваемой оперативной памяти. Перед выполнением задания необходимо обосновать применимость метода динамического программирования.

Разработать программу на языке C или C++, реализующую построенный алгоритм. Формат входных и выходных данных описан в варианте задания:

Имеется натуральное число n . За один ход с ним можно произвести следующие действия: вычесть единицу, разделить на два, разделить на три. При этом стоимость каждой операции — текущее значение n . Стоимость преобразования — суммарная стоимость всех операций в преобразовании. Вам необходимо с помощью последовательностей указанных операций преобразовать число n в единицу таким образом, чтобы стоимость преобразования была наименьшей. Делить можно только нацело.

Формат входных данных

В первой строке строке задано $2 \leq n \leq 10^7$.

Формат результата

Выведите на первой строке искомую наименьшую стоимость. Во второй строке должна содержаться последовательность операций. Если было произведено деление на 2 или на 3, выведите $/2$ (или $/3$). Если же было вычитание, выведите -1 . Все операции выводите разделяя пробелом.

1 Описание

Согласно [1], динамическое программирование позволяет решать задачи, комбинируя решения вспомогательных подзадач (термин "программирование" в данном контексте означает табличный метод, а не составление кода). Динамическое программирование находит применение тогда, когда подзадачи перекрываются, т.е. когда разные подзадачи используют решения одних и тех же подзадач. В алгоритме динамического программирования каждая подзадача решается только один раз, после чего ответ сохраняется в таблице. Это позволяет избежать одних и тех же вычислений каждый раз, когда встречается данная, уже решенная ранее, подзадача.

Динамическое программирование, как правило, применяется к задачам оптимизации. Такая задача может иметь много возможных решений. С каждым вариантом решения можно сопоставить какое-то значение, нам нужно найти среди них решение с оптимальным (минимальным или максимальным) значением.

Процесс разработки алгоритмов динамического программирования можно разделить на четыре перечисленных ниже этапа.

1. Описание структуры оптимального решения.
2. Определение значения, соответствующего оптимальному решению, с использованием рекурсии.
3. Вычисление значения, соответствующего оптимальному решению, обычно с помощью метода восходящего анализа.
4. Составление оптимального решения на основе информации, полученной на предыдущих этапах.

Перейдем непосредственно к нашей задаче. Будем решать ее методом восходящего анализа. Будем идти от 0 до нашего числа n и записывать в таблицу для каждого числа минимальный путь до этого числа, выбирая из всех возможных предыдущих чисел с посчитанным минимальным путём. Так мы значительно сократим количество вычислений в сравнении с наивным алгоритмом, т.к. будем проходить только по минимальным путям, при этом используя уже посчитанные данные. В итоге мы получим в последней ячейке нашей таблицы искомую наименьшую стоимость. После этого восстановим наш оптимальный путь из n в 1. Будем выбирать для текущего числа то число, которое можно получить вычитанием единицы, делением нацело на два или три, у которого соответствующее значение в таблице минимально. Так будем двигаться, параллельно выводя выбранные операции ($/2$, $/3$, -1), пока не дойдем до единицы.

2 Исходный код

Теперь поговорим о реализации данного метода на языке C++. В качестве таблицы будем использовать динамический массив **memento** размером $n + 1$. Программа состоит из двух циклов. В цикле **for** заполняется массив минимальных путей. В цикле **while** происходит реализация решения при помощи полученных данных и вывод ответа в требуемом формате.

```
1 #include <iostream>
2 #include <string>
3 #include <algorithm>
4
5 using namespace std;
6
7 int Min(int a, int b, int c) {
8     return (min(a, b) < min(b, c)) ? min(a, b) : min(b, c);
9 }
10
11 int main() {
12     int n, tmp;
13
14     cin >> n;
15
16     int * memento = new int [n + 1];
17
18     // go from 0 to n and find shortest path to every number
19     memento[0] = 0;
20     memento[1] = 0;
21     for (int i = 2; i <= n; i++) {
22         // if current number can be divided by 2 and 3
23         if (i % 2 == 0 && i % 3 == 0) {
24             // then we choose best option by value from 3 previous points
25             memento[i] = i + Min(memento[i / 2], memento[i / 3], memento[i - 1]);
26             continue;
27         }
28         // if current number can be divided only by 3
29         if (i % 3 == 0) {
30             // then choose best option from 2 previous points
31             if (memento[i / 3] < memento[i - 1]) {
32                 memento[i] = i + memento[i / 3];
33             } else {
34                 memento[i] = i + memento[i - 1];
35             }
36             continue;
37         }
38         // if current number can be divided only by 2
39         if (i % 2 == 0) {
40             // then choose best option from 2 previous points
41             if (memento[i / 2] < memento[i - 1]) {
```

```

42         memento[i] = i + memento[i / 2];
43     } else {
44         memento[i] = i + memento[i - 1];
45     }
46     continue;
47 }
48 // we get here if current number can't be divided by 2 or 3, so there is only
49 // one previous point to choose
50 memento[i] = i + memento[i - 1];
51 }
52 // displays value of the shortest path from 1 to n
53 cout << memento[n] << endl;
54
55 // now we go through memento from n to 1 finding lowest values and displaying
56 // corresponding operation
57 tmp = n;
58 while (tmp > 1) {
59     // if current number can be divided by 2 and 3
60     if ((tmp % 3 == 0) && (tmp % 2 == 0)) {
61         // then we choose best option by value from 3 previous points
62         if(memento[tmp / 3] <= memento[tmp / 2] && memento[tmp / 3] <= memento[tmp
63             - 1]) {
64             cout << "/3" << ' ';
65             tmp /= 3;
66         }
67         else if(memento[tmp / 2] <= memento[tmp / 3] && memento[tmp / 2] <= memento
68             [tmp - 1]) {
69             cout << "/2" << ' ';
70             tmp /= 2;
71         }
72         else {
73             cout << "-1";
74             tmp--;
75         }
76         continue;
77     }
78     // if current number can be divided only by 3
79     if (tmp % 3 == 0) {
80         // then choose best option from 2 previous points
81         if (memento[tmp / 3] <= memento[tmp - 1]) {
82             cout << "/3" << ' ';
83             tmp /= 3;
84         } else {
85             cout << "-1" << ' ';
86             tmp--;
87         }
88         continue;
89     }
90 }

```

```

87      // if current number can be divided only by 2
88      if (tmp % 2 == 0) {
89          // then choose best option from 2 previous points
90          if (memento[tmp / 2] <= memento[tmp - 1]) {
91              cout << "/2" << ' ';
92              tmp /= 2;
93          } else {
94              cout << "-1" << ' ';
95              tmp--;
96          }
97          continue;
98      }
99      // we get here if current number can't be divided by 2 or 3, so there is only
      one previous point to choose
100     cout << "-1" << ' ';
101     tmp--;
102 }
103 cout << endl;
104
105 delete[] memento;
106
107 return 0;
108 }

```

3 Тест производительности

Перейдем к оценке времени выполнения алгоритма и объема затрачиваемой оперативной памяти. Сложность алгоритма линейная. Объем дополнительной затраченной памяти $O(n)$.

Теперь посмотрим на то, как же ведет себя программа на практике. Проверим время работы программы на тестах с числами разного порядка: 100, 1000, 10000, 100000, 250000, 500000, 750000, 1000000, 10000000. Время выводится в микросекундах. Для измерения времени использовалась библиотека **chrono**.

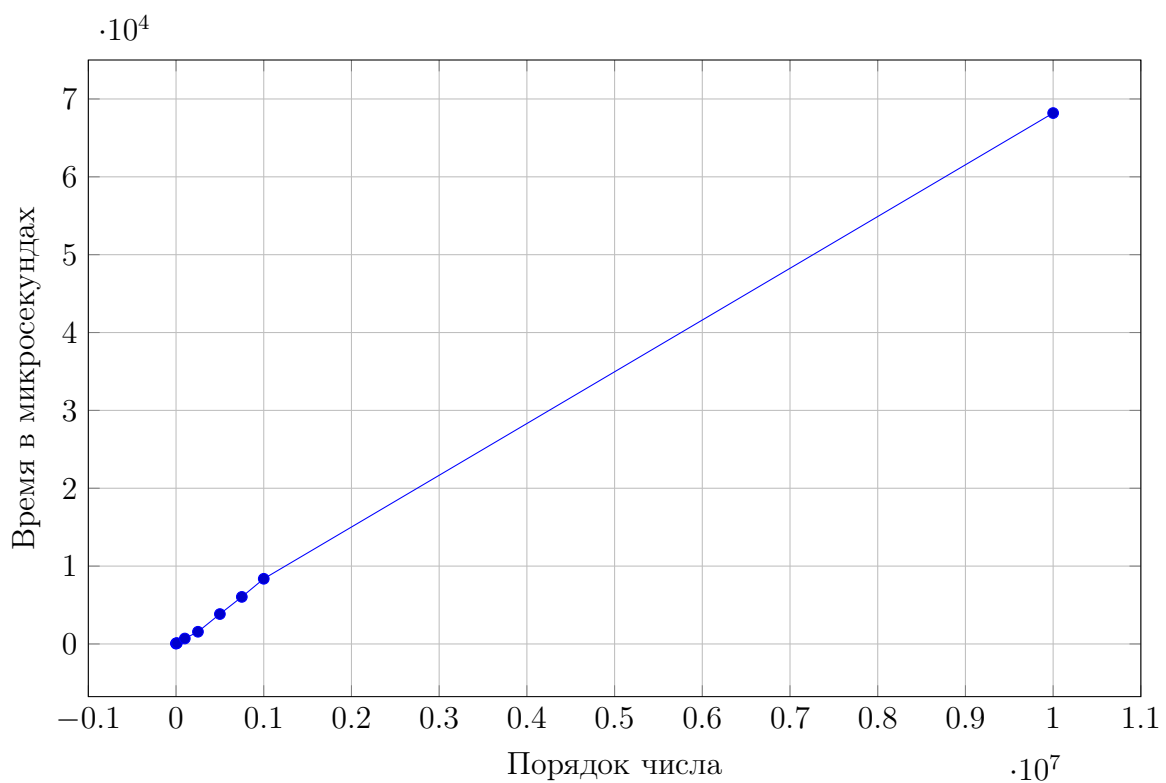
```
// Тест 1. Проверка зависимости времени решения задачи методом динамического
программирования от размера входных данных.
ivan@Laptop-IM:/mnt/c/Users/Иван/projects/da_labs/da_lab7/benchmark$ make run
./solution <../tests/test_100.t
221
Time of Dynamic Programming method: 50 ms
ivan@Laptop-IM:/mnt/c/Users/Иван/projects/da_labs/da_lab7/benchmark$ make run
./solution <../tests/test_1000.t
1748
Time of Dynamic Programming method: 73 ms
ivan@Laptop-IM:/mnt/c/Users/Иван/projects/da_labs/da_lab7/benchmark$ make run
./solution <../tests/test_10000.t
25693
Time of Dynamic Programming method: 106 ms
ivan@Laptop-IM:/mnt/c/Users/Иван/projects/da_labs/da_lab7/benchmark$ make run
./solution <../tests/test_100000.t
252298
Time of Dynamic Programming method: 699 ms
ivan@Laptop-IM:/mnt/c/Users/Иван/projects/da_labs/da_lab7/benchmark$ make run
./solution <../tests/test_250000.t
948359
Time of Dynamic Programming method: 1567 ms
ivan@Laptop-IM:/mnt/c/Users/Иван/projects/da_labs/da_lab7/benchmark$ make run
./solution <../tests/test_500000.t
1022773
Time of Dynamic Programming method: 3842 ms
ivan@Laptop-IM:/mnt/c/Users/Иван/projects/da_labs/da_lab7/benchmark$ make run
./solution <../tests/test_750000.t
1758791
Time of Dynamic Programming method: 6045 ms
ivan@Laptop-IM:/mnt/c/Users/Иван/projects/da_labs/da_lab7/benchmark$ make run
```

```

./solution <../tests/test_1000000.t
2035891
Time of Dynamic Programming method: 8372 ms
ivan@Laptop-IM:/mnt/c/Users/Иван/projects/da_labs/da_lab7/benchmark$ make run
./solution <../tests/test_10000000.t
38038883
Time of Dynamic Programming method: 68191 ms

```

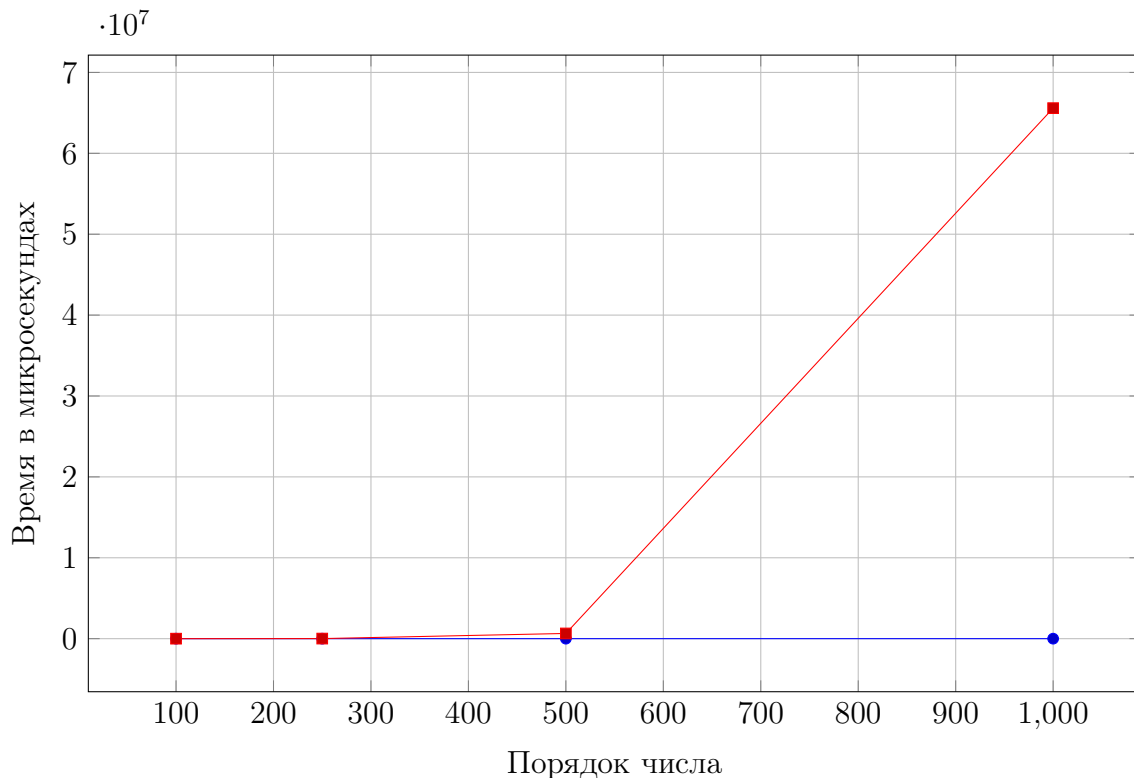
Представим полученные результаты в более наглядной форме, а именно в виде графика.



Из графика видно, что время работы программы возрастает прямо пропорционально объему входных данных, следовательно сложность программы действительно равна $O(n)$.

Теперь проведем второй тест. Сравним время получения решения данной задачи методом динамического программирования и наивный алгоритм. В наивном алгоритме мы будем рекурсивно проходиться по всем путям от n до 1 и выберем из них минимальный.


```
// Тест 2. Сравнение решения задачи методом динамического программирования
и наивным алгоритмом.
ivan@Laptop-IM:/mnt/c/Users/Иван/projects/da_labs/da_lab7/benchmark$ make run
./solution <../tests/test_100.t
221
Time of Dynamic Programming method: 81 ms
221
Time of Naive Algorithm: 283 ms
ivan@Laptop-IM:/mnt/c/Users/Иван/projects/da_labs/da_lab7/benchmark$ ./solution
245
773
Time of Dynamic Programming method: 95 ms
773
Time of Naive Algorithm: 10737 ms
ivan@Laptop-IM:/mnt/c/Users/Иван/projects/da_labs/da_lab7/benchmark$ ./solution
535
1522
Time of Dynamic Programming method: 113 ms
1522
Time of Naive Algorithm: 644826 ms
ivan@Laptop-IM:/mnt/c/Users/Иван/projects/da_labs/da_lab7/benchmark$ make run
./solution <../tests/test_1000.t
1748
Time of Dynamic Programming method: 209 ms
1748
Time of Naive Algorithm: 65581859 ms
```



Разберемся в результатах. Можно заметить, что на небольших размерах входных данных метод динамического программирования сохраняет почти неизменное время выполнения. При этом разница с наивным алгоритмом незначительна. Но при росте данных время выполнения задачи методом ДП продолжает расти линейно, в то время как скорость работы наивного алгоритма значительно снижается, и при порядке числа n превышающем 10^4 время ожидания превысило 5 минут.

Тесты создавались с помощью программы на языке Python:

```

1 from random import choice
2
3 NUMBER = [102, 1000, 10000, 100000, 250000, 500000, 750000, 1000000, 9999900]
4
5 length_of_list = len(NUMBER)
6
7 def write_n():
8     file.write(str(n))
9
10 for i in range(length_of_list):
11     n = NUMBER[i] + choice(range(-100, 100))
12     if (NUMBER[i] == 102):
13         with open('test_100.t', 'w') as file:
14             write_n()

```

```
15 elif (NUMBER[i] == 9999900):
16     with open(f'test_10000000.t', 'w') as file:
17         write_n()
18 else:
19     with open(f'test_{NUMBER[i]}.t', 'w') as file:
20         write_n()
```

4 Выводы

Выполнив седьмую лабораторную работу по курсу «Дискретный анализ», я изучил метод динамического программирования. Обычно имеется два эквивалентных способа реализации подхода динамического программирования.

Первый подход - **нисходящий с запоминанием** (memoization). При таком подходе мы пишем процедуру рекурсивно, как обычно, но модифицируя ее таким образом, чтобы она запоминала решение каждой подзадачи.

Второй подход - **восходящий**. Обычно он зависит от некоторого естественного понятия "размера" подзадачи, такого, что решение любой конкретной подзадачи зависит только от решения "меньших" подзадач. Каждую подзадачу мы решаем только один раз, и к моменту, когда мы впервые с ней сталкиваемся, все необходимые для ее решения подзадачи уже решены.

С помощью ДП решается большинство задач оптимизации, например, оптимальное хранение, оптимальное производство, оптимальный порядок и др. Однако в реальности задачи могут быть настолько большими, что время, затраченное на их решение, может слишком большим. Поэтому стоит помнить и о других алгоритмах решения задач, например о жадных алгоритмах.

Список литературы

- [1] Томас Х. Кормен, Чарльз И. Лейзерсон, Рональд Л. Ривест, Клиффорд Штайн. *Алгоритмы: построение и анализ, 2-е издание*. — Издательский дом «Вильямс», 2007. Перевод с английского: И. В. Красиков, Н. А. Орехова, В. Н. Романов. — 1296 с. (ISBN 5-8459-0857-4 (рус.))
- [2] *Dynamic Programming*
URL: <https://www.geeksforgeeks.org/dynamic-programming/> (дата обращения: 21.04.2021).