



# 8

---

## Рекурсия и динамическое программирование

---

Существует огромное множество разнообразных рекурсивных задач, но большинство из них строится по похожим схемам. Подсказка: если задача рекурсивна, то она может быть разбита на подзадачи.

Совет: мой опыт обучения показывает, что интуиция «Да это похоже на рекурсивную задачу» срабатывает примерно с 50%-ной точностью. Используйте этот инстинкт, это очень полезные 50%. Но не бойтесь взглянуть на задачу под другим углом, даже если на первых порах она показалась вам рекурсивной. Существует 50%-ная вероятность того, что первое впечатление было ошибочным.

Когда вы получаете задание, начинающееся со слов «Разработайте алгоритм для вычисления  $N$ -го...», или «Напишите код для вывода первых  $n$ ...», или «Реализуйте метод для вычисления всех...» — скорее всего, речь пойдет о рекурсии.

### С чего начать

Рекурсивные решения по определению основываются на решении подзадач. Очень часто вам приходится вычислять  $f(n)$ , добавляя, вычитая или еще как-либо изменяя решение для  $f(n-1)$ . В других случаях задача может решаться для первой половины набора данных, а затем для второй половины с последующим слиянием результатов.

Существует много способов деления задачи на подзадачи. Три самых распространенных метода разработки алгоритма — восходящий, нисходящий и половинчатый.

### Восходящая рекурсия

Восходящая рекурсия обычно более понятна на интуитивном уровне. Вы знаете, как решить задачу для самого простого случая — например, для списка всего с одним элементом. Затем задача решается для двух элементов, затем для трех и т. д. Подумайте о том, как построить решение для конкретного случая, основываясь на решении для предыдущего случая (или нескольких предыдущих случаев).

### Нисходящая рекурсия

Нисходящая рекурсия выглядит более сложной, так как она менее конкретна. Тем не менее в отдельных случаях такой подход к решению задачи оказывается оптимальным.

В этом случае необходимо решить, как разделить задачу для случая  $N$  на подзадачи. Будьте осторожны с перекрывающимися случаями.

## Половинчатая рекурсия

Помимо восходящей и нисходящей рекурсии также часто эффективно работает метод разбиения набора данных на две половины.

Например, алгоритм бинарной сортировки основан на «половинчатом» методе. При поиске элемента в отсортированном массиве вы сначала определяете, какая половина массива содержит искомое значение. Затем происходит рекурсивный переход, и поиск продолжается в выбранной половине.

Алгоритм сортировки слиянием также относится к «половинчатым» методам. Каждая половина массива сортируется по отдельности, после чего отсортированные половины объединяются.

## Решения рекурсивные и итеративные

Рекурсивные алгоритмы могут быть весьма неэффективны по затратам памяти. Каждый рекурсивный вызов добавляет новый уровень в стек; это означает, что если алгоритм проводит рекурсию до уровня  $n$ , он использует как минимум  $O(n)$  памяти.

По этой причине часто бывает лучше реализовать рекурсивный алгоритм в итеративном виде. Все рекурсивные алгоритмы могут быть реализованы в итеративном виде, хотя иногда это приводит к существенному усложнению кода. Прежде чем браться за рекурсивный код, спросите себя, насколько сложно будет реализовать его в итеративном виде, и обсудите достоинства и недостатки каждого варианта с интервьюером.

## Динамическое программирование и мемоизация

Среди разработчиков распространено мнение о сложности задач динамического программирования, однако бояться их не стоит. Собственно, когда вы усвоите суть метода, такие задачи становятся очень простыми.

Методология динамического программирования в основном сводится к определению рекурсивного алгоритма и нахождению перекрывающихся подзадач. Полученные результаты кэшируются для будущих рекурсивных вызовов.

При другом подходе следует проанализировать закономерность рекурсивных вызовов и использовать итеративную реализацию. При этом по-прежнему возможно «кэширование» предшествующей работы.

Замечание по поводу терминологии: некоторые специалисты называют нисходящее динамическое программирование «мемоизацией» (memoization), а термин «динамическое программирование» используют только для восходящих методов. Мы не будем различать эти случаи, и используем термин «динамическое программирование».

Один из простейших примеров динамического программирования — вычисление  $n$ -го числа Фибоначчи. Хороший подход к задачам такого рода часто заключается в том, чтобы реализовать задачу в обычном рекурсивном виде, а затем добавить в решение кэширование.

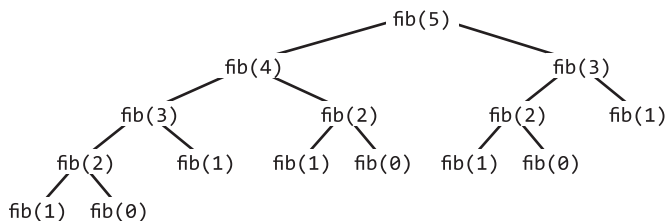
## Числа Фибоначчи

### Рекурсия

Начнем с рекурсивной реализации. Просто, не так ли?

```
1 int fibonacci(int i) {
2     if (i == 0) return 0;
3     if (i == 1) return 1;
4     return fibonacci(i - 1) + fibonacci(i - 2);
5 }
```

Каково время выполнения этой функции? Немного подумайте, прежде чем отвечать. Если вы ответили  $O(n)$  или  $O(n^2)$  (как отвечает большинство людей), подумайте снова. Проанализируйте последовательность выполнения кода. Попробуйте нарисовать ветви выполнения в виде дерева (то есть нарисовать дерево рекурсии) — это полезно в этой и многих других рекурсивных задачах.



Заметьте, что на всех листьях дерева находятся вызовы `fib(1)` и `fib(0)`. Они могут рассматриваться как базовые случаи.

Общее количество узлов в дереве определяет время выполнения, так как за пределами своих рекурсивных вызовов каждый вызов выполняет работу  $O(1)$ . Следовательно, время выполнения определяется количеством вызовов.

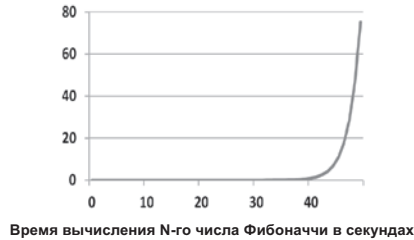
Совет: запомните это обстоятельство для будущих задач. Представление рекурсивных вызовов в виде дерева — отличный способ оценки времени выполнения рекурсивного алгоритма.

Сколько узлов в этом дереве? Пока мы добираемся до базовых случаев (листьев), каждый узел содержит два дочерних узла. Иначе говоря, в каждом узле порождаются две ветви.

Корневой узел имеет два дочерних узла. У каждого из них два своих дочерних узла (таким образом, на уровне «внуков» расположены четыре узла). У каждого из них два своих дочерних узла, и т. д. Если повторить это рассуждение  $n$  раз, количество узлов будет приблизительно равно  $O(2^n)$ .

На самом деле оно немного лучше  $O(2^n)$ . Взглянув на поддерево, вы можете заметить, что правое поддерево любого узла всегда меньше левого поддерева (кроме листовых узлов и узлов, находящихся непосредственно над ними). Если бы они имели одинаковые размеры, то время выполнения было бы равно  $O(2^n)$ . Но поскольку размеры правого и левого поддеревьев различны, истинное время выполнения близко к  $O(1.6^n)$ . Впрочем, запись  $O(2^n)$  формально верна, так как она описывает верхнюю границу времени выполнения (см. « $O$ ,  $\Theta$  и  $\Omega$ » на с. 48). В любом случае, достигается экспоненциальное время выполнения.

В самом деле, если реализовать этот алгоритм на компьютере, вы заметите, что количество секунд возрастает экспоненциально.



Нужно поискать возможность оптимизации.

### Нисходящее динамическое программирование (или мемоизация)

Проанализируем время рекурсии. Есть ли в дереве идентичные узлы?

Идентичных узлов много. Например, вызов `fib(3)` встречается дважды, а вызов `fib(2)` встречается трижды. Зачем каждый раз вычислять результаты с нуля?

В действительности при вызове `fib(n)` объем работы не должен заметно превышать  $O(n)$  вызовов, поскольку существуют всего  $O(n)$  возможных значений, которые могут передаваться `fib`. Каждый раз, когда мы вычисляем `fib(i)`, результат следует просто кэшировать и использовать его в будущем.

Именно в этом и заключается суть мемоизации.

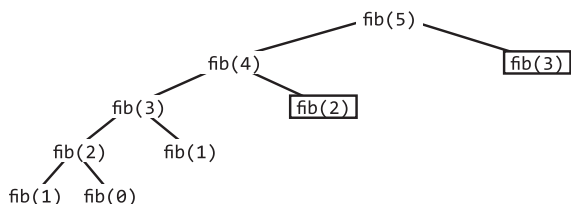
Всего одно небольшое изменение — и время, необходимое на выполнение этой функции, уменьшится до  $O(n)$ . Нужно всего лишь кэшировать результаты функции `fibonacci(i)` между вызовами:

```

1 int fibonacci(int n) {
2     return fibonacci(n, new int[n + 1]);
3 }
4
5 int fibonacci(int i, int[] memo) {
6     if (i == 0 || i == 1) return i;
7
8     if (memo[i] == 0) {
9         memo[i] = fibonacci(i - 1, memo) + fibonacci(i - 2, memo);
10    }
11    return memo[i];
12 }
```

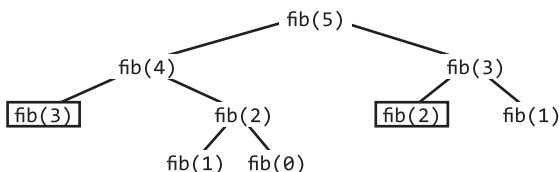
Генерирование 50-го числа Фибоначчи на стандартном компьютере с помощью рекурсивной функции займет около минуты. Метод динамического программирования позволит сгенерировать 10 000-е число Фибоначчи за доли миллисекунды (но не забывайте, что размера типа `int` может оказаться недостаточно).

Если нарисовать дерево рекурсии, оно выглядит примерно так (прямоугольники изображают кэшированные вызовы, которые немедленно возвращают управление):



Сколько узлов теперь содержит дерево? Можно заметить, что дерево теперь уходит в глубину приблизительно  $n$ . Каждый из этих узлов также имеет один дочерний узел, так что в результате дерево содержит приблизительно  $2n$  дочерних узлов. Таким образом, время выполнения составляет  $O(n)$ .

Часто бывает полезно представить дерево рекурсии в следующем виде:



На самом деле рекурсия происходит *не так*. Однако с расширением узлов, находящихся на более высоком уровне, вместо нижних узлов создается дерево, которое разрастается в первую очередь в ширину (а не в глубину). Иногда такое представление упрощает вычисление количества узлов в дереве. Здесь мы всего лишь изменяем то, какие узлы раскрываются, а какие возвращают кэшируемые значения. Попробуйте применить этот прием, если у вас возникнут трудности при вычислении времени выполнения задачи динамического программирования.

### Восходящее динамическое программирование

Мы также можем взять этот метод и реализовать его средствами восходящего динамического программирования. Считайте, что происходит то же самое, что и при рекурсивном подходе с мемоизацией, но в обратном порядке.

Сначала мы вычисляем  $\text{fib}(1)$  и  $\text{fib}(0)$  — случаи, которые, как нам уже известно, являются базовыми. Затем эти результаты используются для вычисления  $\text{fib}(2)$ . После этого предыдущие ответы используются для вычисления  $\text{fib}(3)$ ,  $\text{fib}(4)$  и т. д.

```

1 int fibonacci(int n) {
2     if (n == 0) return 0;
3     else if (n == 1) return 1;
4
5     int[] memo = new int[n];
6     memo[0] = 0;
7     memo[1] = 1;
8     for (int i = 2; i < n; i++) {
9         memo[i] = memo[i - 1] + memo[i - 2];
10    }
11    return memo[n - 1] + memo[n - 2];
12 }
  
```