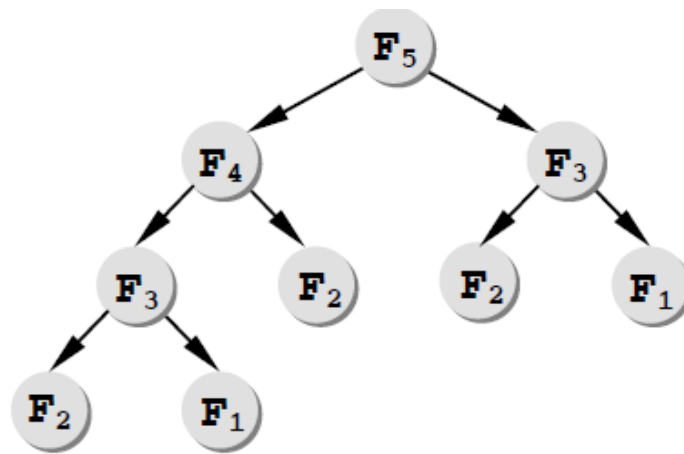


## Динамическое программирование

Мы уже сталкивались с последовательностью чисел Фибоначчи:

$$F_1 = F_2 = 1; F_n = F_{n-1} + F_{n-2} \text{ при } n > 2$$



Для их вычисления можно использовать рекурсивную функцию:

```
def Fib ( n ) :  
    if n < 3: return 1  
    return Fib(n-1) + Fib(n-2)
```

Каждое из этих чисел связано с предыдущими, вычисление  $F_5$  приводит к рекурсивным вызовам, которые показаны на рисунке справа. Таким образом, мы 2 раза вычислили  $F_3$ , три раза  $F_2$  и два раза  $F_1$ . Рекурсивное решение очень простое, но оно неоптимально по быстродействию: компьютер выполняет лишнюю работу, повторно вычисляя уже найденные ранее значения.

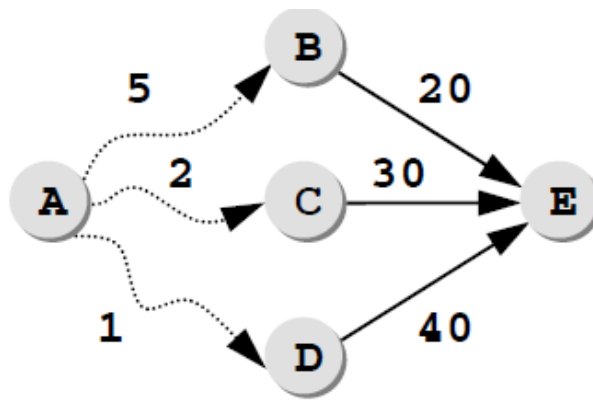
Напрашивается такое решение – для того, чтобы быстрее найти  $F_N$ , будем хранить все предыдущие числа Фибоначчи в массиве. Пусть этот массив называется **F**, сначала заполним его единицами:

```
for i in range(3, N+1):  
    F[i] = F[i-1] + F[i-2]
```

**Динамическое программирование** – это способ решения сложных задач путем сведения их к более простым задачам того же типа

Такой подход впервые систематически применил американский математик Р. Беллман при решении сложных многошаговых задач оптимизации. Его идея состояла в том, что оптимальная последовательность шагов оптимальна на любом участке.

Например, пусть нужно перейти из пункта А в пункт Е через один из пунктов В, С или D (числами обозначена «стоимость» маршрута):



Пусть уже известны оптимальные маршруты из пунктов B, C и D в пункт E (они обозначены сплошными линиями) и их «стоимость». Тогда для нахождения оптимального маршрута из A в E нужно выбрать вариант, который даст минимальную стоимость по сумме двух шагов. В данном случае это маршрут A–B–E, стоимость которого равна 25. Как видим, такие задачи решаются «с конца», то есть решение начинается от конечного пункта.

В информатике динамическое программирование часто сводится к тому, что мы храним в памяти решения всех задач меньшей размерности. За счёт этого удастся ускорить выполнение программы. Например, на одном и том же компьютере вычисление  $F_{35}$  в программе на Python с помощью рекурсивной функции требует около 58 секунд, а с использованием массива – менее 0,001 с.

Заметим, что в данной простейшей задаче можно обойтись вообще без массива:

```

f1 = 1
f2 = 1
for i in range(3, N+1):
    f2, f1 = f1 + f2, f2
  
```

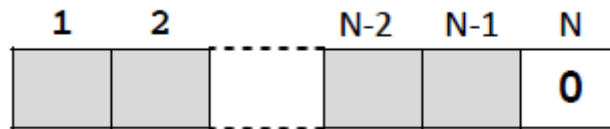
Ответ всегда будет находиться в переменной `f2`.

**Задача 1.** Найти количество  $K_N$  цепочек, состоящих из  $N$  нулей и единиц, в которых нет двух стоящих подряд единиц.

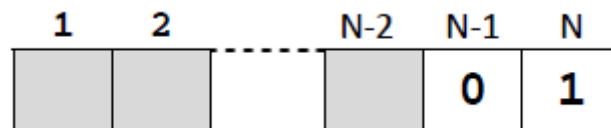
При больших  $N$  решение задачи методом перебора потребует огромного времени вычисления. Для того, чтобы использовать метод динамического программирования, нужно

1. выразить  $K_N$  через предыдущие значения последовательности  $K_1, K_2, \dots, K_{N-1}$ ;
2. выделить массив для хранения всех предыдущих значений  $K_i$  ( $i = 1, \dots, N-1$ ).

Самое главное – вывести рекуррентную формулу, выражающую  $K_N$  через решения аналогичных задач меньшей размерности. Рассмотрим цепочку из  $N$  бит, последний элемент которой – 0.



Поскольку дополнительный 0 не может привести к появлению двух соседних единиц, подходящих последовательностей длиной  $N$  с нулем в конце существует столько, сколько подходящих последовательностей длины  $N-1$ , то есть  $K_{N-1}$ . Если же последний символ – 1, то вторым обязательно должен быть 0, а начальная цепочка из  $N-2$  битов должна быть «правильной». Поэтому подходящих последовательностей длиной  $N$  с единицей в конце существует столько, сколько подходящих последовательностей длины  $N-2$ , то есть  $K_{N-2}$ .



В результате получаем  $K_N = K_{N-1} + K_{N-2}$ . Значит, для вычисления очередного числа нам нужно знать два предыдущих.

Теперь рассмотрим простые случаи. Очевидно, что есть две последовательности длиной 1 (0 и 1), то есть  $K_1 = 2$ . Далее, есть 3 подходящих последовательности длины 2 (00, 01 и 10), поэтому  $K_2 = 3$ . Легко понять, что решение нашей задачи – число Фибоначчи:

$$K_N = F_{N+2}.$$

### Поиск оптимального решения

**Задача 2.** В цистерне  $N$  литров молока. Есть бидоны объемом 1, 5 и 6 литров. Нужно разлить молоко в бидоны так, чтобы все используемые бидоны были заполнены и их количество было минимальным.

Человек, скорее всего, будет решать задачу перебором вариантов. Наша задача осложняется тем, что требуется написать программу, которая решает задачу для любого введенного числа  $N$ .

Самый простой подход – заполнять сначала бидоны самого большого размера (6 л), затем – меньшие и т.д. Это так называемый «жадный» алгоритм. Как вы знаете, он не всегда приводит к оптимальному решению. Например, для  $N = 10$  «жадный» алгоритм даёт решение 6+1+1+1+1 – всего 5 бидонов, в то время как можно обойтись двумя (5+5).

Как и в любом решении, использующем динамическое программирование, главная проблема – составить рекуррентную формулу. Сначала определим оптимальное число бидонов  $K_N$ , а потом подумаем, как определить какие именно бидоны нужно использовать.

Представим себе, что мы выбираем бидоны постепенно. Тогда последний выбранный бидон может иметь, например, объем 1 л, в этом случае  $K_N = 1 + K_{N-1}$ . Если последний бидон имеет объём 5 л, то  $K_N = 1 + K_{N-5}$ , а если 6 л –  $K_N = 1 + K_{N-6}$ . Так как нам нужно выбрать минимальное значение, то

$$K_N = 1 + \min(K_{N-1}, K_{N-5}, K_{N-6}).$$

Вариант, выбранный при поиске минимума, определяет последний добавленный бидон, его нужно сохранить в отдельном массиве **Р**. Этот массив будет использован для определения количества выбранных бидонов каждого типа. В качестве начальных значений берем  $K_0 = 0$  и  $P_0 = 0$ .

Полученная формула применима при  $N \geq 6$ . Для меньших  $N$  используются только те данные, которые есть в таблице. Например,

$$K_3 = 1 + K_2 = 3, \quad K_5 = 1 + \min(K_4, K_0) = 1.$$

<b>N</b>	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
<b>K</b>	0	1	2	3	4	1	1	2	3	4	2
<b>P</b>	0	1	1	1	1	5	6	1	1	1	5

Как по массиву **Р** определить оптимальный состав бидонов? Пусть, для примера  $N = 10$  Из массива **Р** находим, что последний добавленный бидон имеет объём 5 л. Остается  $10 - 5 = 5$  л, в элементе **Р**[5] тоже записано значение 5, поэтому второй бидон тоже имеет объём 5 л. Остаток 0л означает, что мы полностью определили набор бидонов.

Можно заметить, что такая процедура очень похожа на алгоритм Дейкстры, и это не случайно. В алгоритмах Дейкстры и Флойда-Уоршелла по сути используется метод динамического программирования.

**Задача 3 (Задача о куче).** Из камней весом  $p_i$  ( $i=1, \dots, N$ ) набрать кучу весом ровно  $W$  или, если это невозможно, максимально близкую к  $W$  (но меньшую, чем  $W$ ). Все веса камней и значение  $W$  – целые числа.

Эта задача относится к трудным задачам целочисленной оптимизации, которые решаются только полным перебором вариантов. Каждый камень может входить в кучу (обозначим это состояние как (1) или не входить (0). Поэтому нужно выбрать цепочку, состоящую из  $N$  бит. При этом количество вариантов равно  $2^N$ , и при больших  $N$  полный перебор практически невыполним.

Динамическое программирование позволяет найти решение задачи значительно быстрее. Идея состоит в том, чтобы сохранять в массиве решения всех более простых задач этого типа (при меньшем количестве камней и меньшем весе  $W$ ).

Построим матрицу  $T$ , где элемент  $T[i][w]$  – это оптимальный вес, полученный при попытке собрать кучу весом  $w$  из  $i$  первых по счёту камней. Очевидно, что первый столбец заполнен нулями (при заданном нулевом весе никаких камней не берём).

Рассмотрим первую строку (есть только один камень). В начале этой строки будут стоять нули, а дальше, начиная со столбца  $p_1$  – значения  $p_1$  (взяли единственный камень). Это простые варианты задачи, решения для которых легко подсчитать вручную. Рассмотрим пример, когда требуется набрать вес 8 из камней весом 2, 4, 5 и 7 единиц:

	0	1	2	3	4	5	6	7	8
2	0	0	2	2	2	2	2	2	2
4	0								
5	0								
7	0								

Теперь предположим, что строки с 1-ой по  $(i-1)$ -ую уже заполнены. Перейдем к  $i$ -ой строке, то есть добавим в набор  $i$ -ый камень. Он может быть взят или не взят в кучу. Если мы не добавляем его в кучу, то  $T[i][w] = T[i-1][w]$ , то есть решение не меняется от добавления в набор нового камня. Если камень с весом  $p_i$  добавлен в кучу, то остается «добрать» остаток  $w - p_i$  оптимальным образом (используя только предыдущие камни), то есть  $T[i][w] = T[i-1][w - p_i] + p_i$ .

Как же выбрать, «брать или не брать»? Проверить, в каком случае полученный вес будет больше (ближе к  $w$ ). Таким образом, получается рекуррентная формула для заполнения таблицы:

$$\begin{aligned} \text{при } w < p_i: & \quad T[i][w] = T[i-1][w] \\ \text{при } w \geq p_i: & \quad T[i][w] = \max(T[i-1][w], T[i-1][w - p_i] + p_i) \end{aligned}$$

Используя эту формулу, заполняем таблицу по строкам, сверху вниз; в каждой строке – слева направо:

	0	1	2	3	4	5	6	7	8
2	0	0	2	2	2	2	2	2	2
4	0	0	2	2	4	4	6	6	6
5	0	0	2	2	4	5	6	7	7
7	0	0	2	2	4	5	6	7	7

Видим, что сумму 8 набрать невозможно, ближайшее значение – 7 (правый нижний угол таблицы).

Эта таблица содержит все необходимые данные для определения выбранной группы камней. Действительно, если камень с весом  $p_i$  не включен в набор, то  $T[i][w] =$

$T[i-1][w]$ , то есть число в таблице не меняется при переходе на строку вверх. Начиная с левого нижнего угла таблицы, идем вверх, пока значения в столбце равны 7. Последнее такое значение – для камня свесом 5, поэтому он и выбран. Вычитая его вес из суммы, получаем  $7 - 5 = 2$ , переходим во второй столбец на одну строку вверх, и снова идем вверх по столбцу, пока значение не меняется (равно 2). Так как мы успешно дошли до самого верха таблицы, взят первый камень с весом 2.

Как мы уже отмечали, количество вариантов в задаче для  $N$  камней равно  $2^N$ , то есть алгоритм полного перебора имеет асимптотическую сложность  $O(2^N)$ . В данном алгоритме количество операций равно числу элементов таблицы, то есть сложность нашего алгоритма –  $O(N \cdot W)$ .

Однако нельзя сказать, что он имеет линейную сложность, так как есть еще сильная зависимость от заданного веса  $W$ . Такие алгоритмы называют *псевдополиномиальными*, то есть «как бы полиномиальными». В них ускорение вычислений достигается за счёт использования дополнительной памяти для хранения промежуточных результатов.

### Количество решений

**Задача 4.** У исполнителя Утроитель две команды, которым присвоены номера:

1. прибавь 1
2. умножь на 3

Первая из них увеличивает число на экране на 1, вторая – утраивает его. Программа для Утроителя – это последовательность команд. Сколько есть программ, которые число 1 преобразуют в число 20?

Заметим, что при выполнении любой из команд число увеличивается (не может уменьшаться). Начнем с простых случаев, с которых будем начинать вычисления. Понятно, что для числа 1 существует только одна программа – пустая, не содержащая ни одной команды. Для числа 2 есть тоже только одна программа, состоящая из команды сложения. Если через  $K_N$  обозначить количество разных программ для получения числа  $N$  из 1, то  $K_1 = K_2 = 1$ .

Теперь рассмотрим общий случай, чтобы построить рекуррентную формулу, связывающую  $K_N$  с предыдущими элементами последовательности  $K_1, K_2, \dots, K_{N-1}$ , то есть с решениями таких же задач для меньших  $N$ .

Если число  $N$  не делится на 3, то оно могло быть получено только последней операцией сложения, поэтому  $K_N = K_{N-1}$ . Если  $N$  делится на 3, то последней командой может быть как сложение, так и умножение. Поэтому нужно сложить  $K_{N-1}$  (количество программ с последней командой сложения) и  $K_{N/3}$  (количество программ с последней командой умножения). В итоге получаем:

$$K_N = \begin{cases} K_{N-1}, & \text{если } N \text{ не делится на } 3 \\ K_{N-1} + K_{N/3}, & \text{если } N \text{ делится на } 3 \end{cases}$$

Остается заполнить таблицу для всех значений от 1 до заданного  $N = 20$ . Для небольших значений  $N$  эту задачу легко решить вручную:

$N$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16	17	18	19	20
$K_N$	1	1	2	2	2	3	3	3	5	5	5	7	7	7	9	9	9	12	12	12

Заметим, что количество вариантов меняется только в тех столбцах, где  $N$  делится на 3, поэтому из всей таблицы можно оставить только эти столбцы (и первый):

$N$	1	3	6	9	12	15	18	21
$K_N$	1	2	3	5	7	9	12	15

Заданное число 20 попадает в последний интервал (от 18 до 20), поэтому ответ в данной задаче – 12.

При составлении программы с полной таблицей нужно выделить в памяти целочисленный массив  $K$ , индексы которого изменяются от 0 до  $N$ , и заполнить его по приведённым выше формулам:

```
K = [0] * (N+1)
K[1] = 1
for i in range(2, N+1):
    K[i] = K[i-1]
    if i % 3 == 0:
        K[i] += K[i//3]
```

Ответом будет значение  $K[N]$

**Задача 5 (Размен монет).** Сколькими различными способами можно выдать сдачу размером  $W$  рублей, если есть монеты достоинством  $p_i (i=1, 2, \dots, N)$ ? Для того, чтобы сдачу всегда можно было выдать, будем предполагать, что в наборе есть монета достоинством 1 рубль ( $p_1=1$ ).

Это задача, так же, как и задача о куче, решается полным перебором вариантов, число которых при больших  $N$  очень велико. Будем использовать динамическое программирование, сохраняя в массиве решения всех задач меньшей размерности (для меньших значений  $N$  и  $W$ ).

В матрице  $T$  значение  $T[i][w]$  будет обозначать количество вариантов сдачи размером  $w$  рублей ( $w$  изменяется от 0 до  $W$ ) при использовании первых  $i$  монет из набора. Очевидно, что при нулевой сдаче есть только один вариант (не дать ни одной монеты), так же и при наличии только одного типа монет (напомним, что  $p_1=1$ ) есть тоже только один вариант. Поэтому нулевой столбец и первую строку таблицы можно заполнить сразу единицами. Для примера мы будем рассматривать задачу для  $W=10$  и набора монет достоинством 1, 2, 5 и 10 рублей:



	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
2	1										
5	1										
10	1										

Таким образом, мы определили простые базовые случаи, от которых «отталкивается» рекуррентная формула.

Теперь рассмотрим общий случай. Заполнять таблицу будем по строкам, слева направо. Для вычисления  $T[i][w]$  предположим, что мы добавляем в набор монету достоинством  $p_i$ . Если сумма  $w$  меньше, чем  $p_i$ , то количество вариантов не увеличивается, и  $T[i][w] = T[i-1][w]$ . Если сумма больше  $p_i$ , то к этому значению нужно добавить количество вариантов с «участием» новой монеты. Если монета достоинством  $p_i$  использована, то нужно учесть все варианты «разложения» остатка  $w - p_i$  на все доступные монеты, то есть  $T[i][w] = T[i-1][w] + T[i][w - p_i]$ . В итоге получается рекуррентная формула

при  $w < p_i$ :  $T[i][w] = T[i-1][w]$

при  $w \geq p_i$ :  $T[i][w] = T[i-1][w] + T[i][w - p_i]$

которая используется для заполнения таблицы:

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
2	1	1	2	2	3	3	4	4	5	5	6
5	1	1	2	2	3	4	5	6	7	8	10
10	1	1	2	2	3	4	5	6	7	8	11

Ответ к задаче находится в правом нижнем углу таблицы.

Вы могли заметить, что решение этой задачи очень похоже на решение задачи о куче камней. Это не случайно, две эти задачи относятся к классу сложных задач, для решения которых известны только переборные алгоритмы. Использование методов динамического программирования позволяет ускорить решение за счёт хранения промежуточных результатов, однако требует дополнительного расхода памяти