# Динамическое программирование

Лекция



Knapsack problem

Сложить в ограниченный объём наиболее ценные предметы

- Представьте что вы воришка пробравшийся в музыкальный магазин и у вас есть рюкзак способный унести 4 килограмма.
- На выбор есть 3 предмета:
  - Гитара (1 кг, 1500\$)
  - Труба (3 кг, 2000\$)
  - Аккордеон (3,5 кг, 3000\$)
- Какие предметы украсть выгоднее?

### простое решение:

 Перебираем все возможные множества товаров и выбираете множество с максимальной стоимостью.

Пусто	Гитара	Труба	Аккордеон
0\$ / 0 кг	1500\$ / 1 кг	2000\$ / 3 кг	3000\$ / 3,5 кг
Гитара + Аккордеон не помещается	Гитара + Труба 3500\$ / 4 кг	Аккордеон + Труба не помещается	Гитара + Аккордеон + Труба не помещается

- Для 4-х предметов 16 множеств
- Для 5-и предметов 32 множества и т. д.
- Для любого значительного количества предметов это неприемлемо медленно.

### жадный алгоритм:

• Пока есть место берём самый дорогой товар

Гитара	Труба	Аккордеон
1500\$ / 1 кг	2000\$ / 3 кг	3000\$ / 3,5 кг

- На каждом шаге мы локально выбираем самый выгодный вариант.
- Это пример быстрого и "достаточно" хорошего решения.
- Жадные алгоритмы не заглядывают вперёд. Они повторяют локально оптимальные по какомулибо критерию шаги и надеются, что решение будет глобально оптимальным.

#### динамическое программирование:

• Задача решается путём решения меньшей подзадачи

	1 кг	2 кг	3 кг	4 кг	
Гитара (1кг / 1500\$)					
Аккордеон 3,5 кг / 3000 \$					
Труба 3 кг / 2000\$					

### динамическое программирование:

 Строка гитара. Пытаемся уложить гитару в рюкзак. Если ёмкость позволяет кладём гитару.

	1 кг	2 кг	3 кг	4 кг	
Гитара (1кг / 1500\$)	1500\$ Г				
Аккордеон 3,5 кг / 3000 \$					
Труба 3 кг / 2000\$					

### динамическое программирование:

• Посмотрим на следующую ячейку. На этот раз емкость рюкзака составляет 2 кг. Понятно, что гитара здесь поместится!

	1 кг	2 кг	3 кг	4 кг
Гитара (1кг / 1000\$)	1500\$ Г	1500\$ Г		
Аккордеон 3,5 кг / 3000 \$				
Труба 3 кг / 2000\$				

### динамическое программирование:

• Процедура повторяется для остальных ячеек строки "Гитара". Наша текущая оценка того что стоит украсть: **Гитара за 1500\$** 

	1 кг	2 кг	3 KF	4 кг
Гитара (1кг / 1000\$)	1500\$ Г	1500\$ Г	1500\$ Γ	1500\$ Γ
Аккордеон 3,5 кг / 3000 \$				
Труба 3 кг / 2000\$				

#### динамическое программирование:

- Теперь укладываем Аккордеон. Появляется выбор между аккордеоном и гитарой.
- Аккордеон не влез, поэтому берём самое выгодное предыдущее решение.

	1 кг	2 кг	3 кг	4 кг
Гитара (1кг / 1000\$)	1500\$ Г	1500\$ Г	1500\$ Γ	1500\$ Γ
Аккордеон 3,5 кг / 3000 \$	▼ 1500\$ Γ			
Труба 3 кг / 2000\$				

### динамическое программирование:

• Аккордеон не влез, поэтому берём самое выгодное предыдущее решение.

	1 кг	2 кг	3 кг	4 кг
Гитара (1кг / 1000\$)	1500\$ Г	1500\$ Г	1500\$   Γ	1500\$ Γ
Аккордеон 3,5 кг / 3000 \$	1500\$ Γ	▼1500\$ Γ	1500\$	
Труба 3 кг / 2000\$				

### динамическое программирование:

• И наконец в рюкзаке на 4 кг мы получаем новое выгодное решение, взять Аккордеон.

	1 кг	2 кг	3 кг	4 кг
Гитара	1500\$	1500\$	1500\$	1500\$
(1кг / 1000\$)	Γ	Γ	Γ	Γ
Аккордеон	1500\$	√ 1500\$	1500\$	3500\$
3,5 кг / 3000 \$	Γ	Γ		A
Труба 3 кг / 2000\$				

### динамическое программирование:

• Теперь проделаем тот же алгоритм для трубы

	1 кг	2 кг	3 кг	4 кг
Гитара	1500\$	1500\$	1500\$	1500\$
(1кг / 1000\$)	Г	Г	Γ	Γ
Аккордеон	v 1500\$	• 1500\$	1500\$	3500\$
3,5 кг / 3000 \$	Г	Г		A
Труба 3 кг / 2000\$	1500\$ • Γ	1500\$ Γ		

### динамическое программирование:

• На третьем шаге новое выгодное решение взять трубу

	1 кг	2 кг	3 кг	4 кг
Гитара	1500\$	1500\$	1500\$	1500\$
(1кг / 1000\$)	Г	Г		Γ
Аккордеон	1500\$	1500\$	1500\$	3500\$
3,5 кг / 3000 \$	Γ	Γ		A
Труба	1500\$	1500\$	2000\$	
3 кг / 2000\$	Γ	Γ	T	

### динамическое программирование:

 На четвёртом шаге происходит выбор между старым решением на 4 кг взять Аккордеон или (Трубу + самое выгодное решение на 1 кг)

	1 кг	2 кг	3 кг	4 кг	
Гитара	1500\$	1500\$	1500\$	1500\$	
(1кг / 1000\$)	Г	Г	Γ	Г	
Аккордеон 3,5 кг / 3000 \$	1500\$	1500\$	1500\$	3000\$ A	
Труба	1500\$	1500\$	2000\$	3500\$	
3 кг / 2000\$	Γ	Г	T	Τ+Γ	

#### динамическое программирование:

Итоговая формула:

cell[i,j] = max(предыдущий максимум cell[i-1, j],

или стоимость текущего элемента +

стоимость оставшегося пространства cell[i-1,j - вес предмета])

где i - строки, j - столбцы

	1 кг	2 кг	3 кг	4 кг
Гитара	1500\$	1500\$	1500\$	1500\$
1кг / 1000\$	Г	Г	Γ	Г
Аккордеон 4кг / 3000 \$	1500\$ Γ	1500\$	1500\$	3000\$ A
Труба	1500\$	1500\$	2000\$	3500\$
3кг / 2000\$		Γ	T	T+Γ

## Числа Фибоначчи

Leonardo Fibonacci (1170 - 1242)

0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, 21, 34, 55, 89, 144, 233, 377, 610, 987, 1597, 2584, 4181, 6765, 10946, 17711, ...

### Вычисление

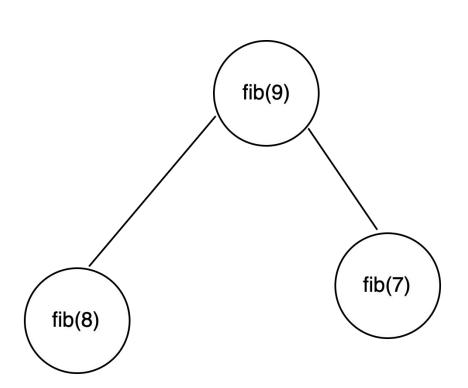
- 0, 1, 1, 2, 3, 5, 8 .....
- F1 = 1; F2 = 1 ......
- Каждое последующее число равно сумме двух предыдущих
- Из определения получаем рекуррентное соотношение
- F(n) = F(n-1) + F(n-2)

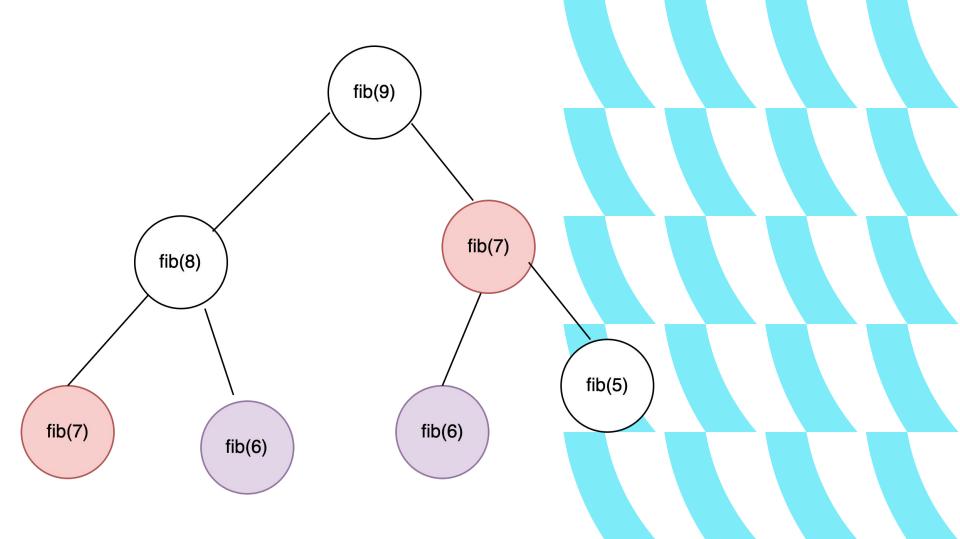
## Наивная реализация

- Рекурсивный подход
- Более понятная реализация
- Больше потребления ресурсов
- Относительно небольшое значение можем долго считать

```
function fib(n int) {
    if (n == 0) || (n == 1) || (n == 2) {
        return n
    }
    return fib(n - 1) + fib(n - 2)
}
```

### Как мы считаем



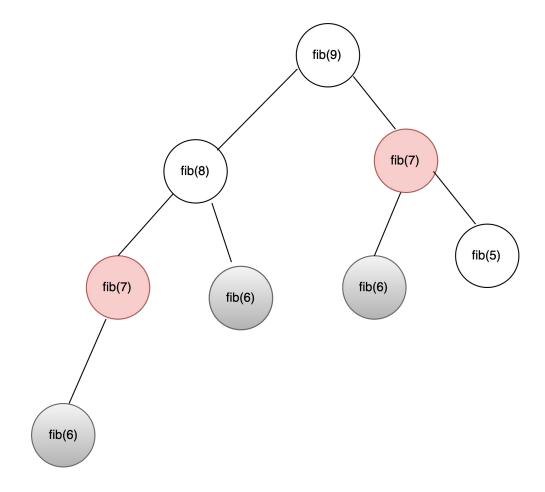


### Недостатки

 В коде, приведенном выше, есть два рекурсивных вызова

(return fib(n-1) + fib(n-2))

- Некоторые значения мы будем высчитывать по многу раз
- Каждый вызов fib ничего не знает о предыдущих вызовах
- На каждом вызове все значения вычисляются заново
- Несмотря на лаконичность рекурсивного подхода, происходят большие затраты на вычисления.

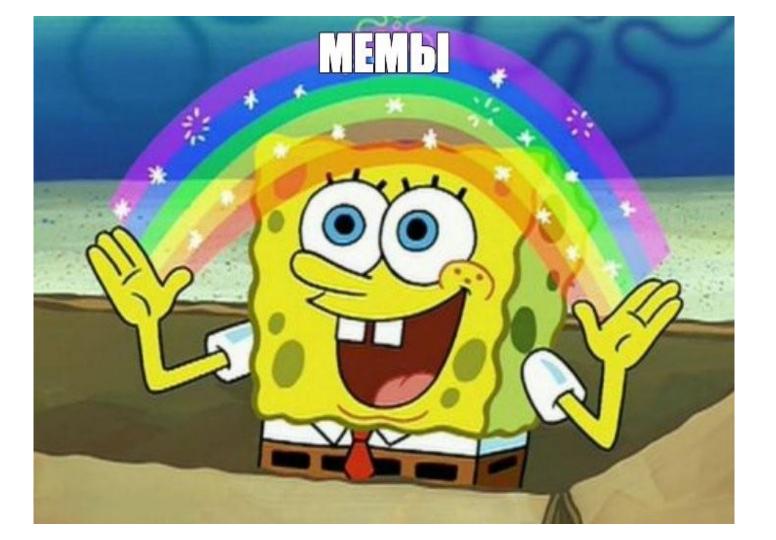


### Временная сложность

- Попробуем рассчитать время T(n) для расчета n-ого элемента
- Количество сложений, необходимых для вычисления F(n-1) и F(n-2), тогда будет равно T(n-1) и T(n-2) соответственно
- T(n) = T(n-1) + T(n-2) + 1 (единица это константное действие в нашем коде)
- Рост сложности по времени происходит по экспоненте O(2<sup>n</sup>)
- Если быть точнее рост происходит с коэффициентом Ф (фи)

# Более оптимальный подход

- Будем запоминать все, что мы вычисляем
- Для этого заведем массив, в котором будем хранить все промежуточные значения
- Это позволит нам вычислять значение лишь один раз
- Подобного рода подход, когда мы храним предыдущие состояния, называется **мемоизация**



## Попробуем запоминать результат

- Введем новую переменную **dp**, в которой будем хранить массив
- При попытке рассчитать новое значение мы будем проверять dp, на возможное наличие значения в нем
- И только если его не найдем там, будем считать.

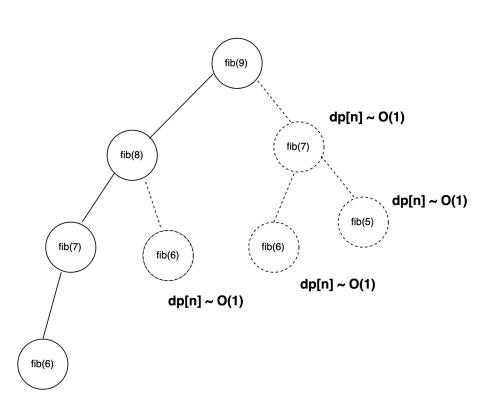
```
function fib(n int) {
    if (n <= 2) {
        return n
    }
    if exist dp[n] {
        return dp[n]
    } else {
        dp[n] = fin(n-1) + fib(n-2)
    }
    return dp[n]
}</pre>
```

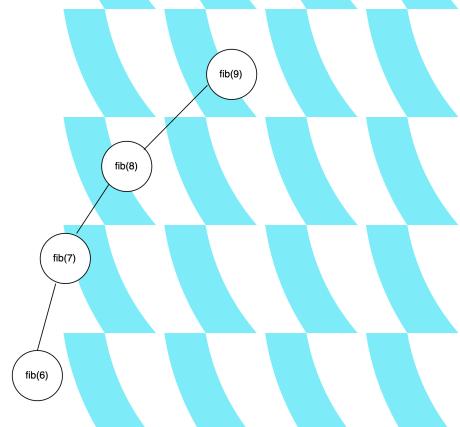
# Временная сложность

 $T(n) \sim O(n)$ 

```
function fib(n int) {
   # сложность 0(1)
    if (n \le 2) {
        return n
   # сложность 0(1)
    if exist dp[n] {
        return dp[n]
    } else {
        dp[n] = fin(n-1) + fib(n-2)
    return dp[n]
```

## Цепочка вызовов





## Итерационный подход

- Определимся с начальными данными
- dp[1] = 1 dp[2] = 1
- Как выглядит наша рекуррентная формула, иными словами, что мы будем считать на каждой итерации?
- dp[i] = dp[i-1] + dp[i-2]

```
function fib(n) {
    dp[1] = 1
    dp[2] = n
    for i = 3; i<=n; i++ {
        dp[i] = dp[i-1] + dp[i-2]
    }
    return dp[n]
}</pre>
```

## Резюме

- Рекуррентная формула большие значения через меньшие
- Каждое значение мы вычисляем один раз и запоминаем его в массиве или хеш-таблице.
- Когда мы говорили о простой рекурсии без сохранения значений сложность стремилась к экспоненте (~1.5^n)
- Можем вычислять большие значения, например, для 50 значения мы сделаем 50 сложений
- Сложность нашего подхода стремится к O(n)

# Задача про кузнечика

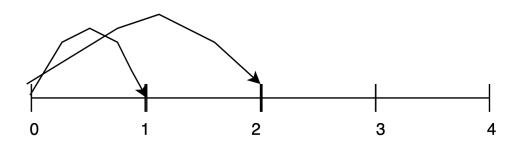
Классическая задача, относящаяся к так называемому одномерному программированию

Дана прямая, поделенные на отрезки. В самом начале этой прямой сидит кузнечик, который может прыгать только на один или два отрезка вперед. Необходимо понять, сколько есть способов допрыгать до n-го отрезка



## Варианты решения

- Сколько способов для n = 3?
- 1+1+11+22+1
- В п мы попадем либо с единицы, либо с двойки. То есть либо с n-1 либо с n-2
- Нам надо сложить количество путей, которые есть, чтобы добраться до 2-ого и до 1-ого отрезка

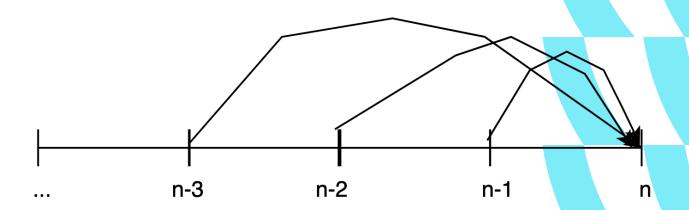


- Получаем известное нам рекуррентное соотношение
- F(n) = F(n-1) + F(n-2) то есть мы начинаем считать с конца.
- dp[i] = dp[i-1] + dp[i-2]

```
# кол-во вариантов добраться до
# нулевой точки
# вырожденный случай
dp[0] = 1
dp[1] = 1
for i = 3; i<=n; i++ {
    dp[i] = dp[i-1] + dp[i-2]
```

- Как будет выглядеть путь, например, до 4 отрезка
- 1->1->1->1; 1->1->2; 1->2->1; 2->1->2
- Можно ли их объединить?
- *1->1->1->1* прыжок с n-1
- *1->1->2* прыжок с n-2
- *1->2->1* прыжок с n-1
- *2->1->1* прыжок с n-1
- 2->2 прыжок c n-2
- Все эти пути объединяет то, что какой длинны не был бы отрезок, в итоговую точку мы придем либо n-1 либо с n-2 отрезка

- Усложним задачу: кузнечик может прыгать на три отрезка
- Это значит, что в конечную точку он может попасть уже не из двух, а из трех мест
- Рекуррентное соотношение теперь тоже изменится: в начальных условиях появляется новое слагаемое
- На нашем отрезке появляется третий с конца отрезок
- В ручную надо посчитать 3 начальных значения



```
dp[0] = 1
dp[1] = 1
dp[2] = 2
for i = 3; i<=n; i++ {
    dp[i] = dp[i-1] + dp[i-2] + dp[i-3]
}</pre>
```

Пришло время определиться с обобщением решения для подобного рода задач

### Этапы решения задач на ДП

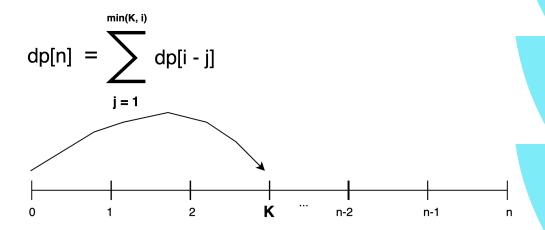
- 1. Какие значения мы вычисляем и что мы считаем dp[n] кол-во способов допрыгнуть до n-ого столбика
- 2. Определяемся с рекуррентным соотношением. В нашем случае это "Трибоначчи" так как ряд строится не на двух, а на трёх значениях.
- 3. Определяемся в базовыми кейсами. В нашем случае для нулевого, первого и второго значения. То есть для тех ситуаций, когда рекуррентная формула может не сработать

## Этапы решения задач на ДП

- 4. Определиться с порядком вычисления значений. В случае с рекурсией мы начали с конца, но как мы рассматривали ранее, этот подход не самый удачный. Мы вычисляем с начала и при этом запоминаем все результаты вычислений. Надо понимать, что рекуррентная формула не всегда будет такой простой.
- 5. Сформулировать требования к ответу. В нашем случае это **dp[n]**

## Усложним условия

- Все предыдущие формулировки имели недостаток известно точное кол-во шагов на старте
- Допустим кузнечик может прыгать на К шагов
- Теперь на последний столбик кузнечик может прыгнуть с n-k столбика
- dp[n] = dp[n-1] + dp[n-2] + ... + dp[n-k]



#### Решение

$$dp[n] = \sum_{j=1}^{\min(K, i)} dp[i - j]$$

При условии, что кузнечик может прыгать на К шагов возникают проблемы с рекуррентным соотношением и начальными условиями. Теперь вложенный цикл нам заменяет условия вида dp[n] = dp[n-1] + dp[n-2] + ... + dp[n-k]

```
for i=1; i<=n; i++ {
    dp[0] = 1
    // считаем min(k, i)
    r = k
    if (i<r) {
        r = i
    dp[i] = 0
    for j=1; j<=r; j++ {
        dp[i] = dp[i] + dp[i-j]
```

### Решение на python

```
print(jump(4, 2))
5
print(jump(3, 2))
3
```

```
def jump(n, k):
    a = [0] * (n + 1)
    a[0] = 1
    for i in range(1, n + 1):
        r = k
        if i < r:
        r = i
        a[i] = 0
        for j in range(1, r + 1):
           a[i] += a[i - j]
```

return a[n]

# Кузнечик и монетки

В условия добавляются монетки. На каждой кочке кузнечик может взять монетки, а может потерять. Теперь ему необходимо добраться до последней кочки собрав максимальное количество монеток

### Как посчитать монетки?

```
def max_coins(n, k, coins):
    dp = [0] * (n + 1)
    for i in range(1, n + 1):
        for j in range(1, min(k, i) + 1):
            dp[i] = max(dp[i], dp[i - j] + coins[i - 1])
```

return dp[n]

- Какое рекуррентное соотношение будет для монеток?
- dp[i] = max(dp[i], dp[i j] + coins[i 1])
- Для каждого dp[i] (сумма монеток на конкретной кочке) мы должны теперь рассчитывать максимальное значение.

```
n = 6
k = 2
coins = [0, 4, 15, 9, -7, 0]
result = max coins(n, k, coins)
print("Максимальное количество монет:", result) #28
```

## А как запомнить откуда мы пришли?

- Заводим новый массив jumps, куда мы будем писать наши прыжки
- На каждой итерации, в цикле прыжков, мы должны проверять количество монеток на данном столбике и если оно равно ранее рассчитанному значению записываем в массив прыжков
- dp[i] == dp[i j] + coins[i 1]
- На каждой итерации по і ищем максимальную сумму

```
jumps = []
i = n
while i > 0:
    for j in range(min(k, i), 0, -1):
        if dp[i] == dp[i - j] + coins[i - 1]:
            jumps.append(i)
            i -= j
            break
```

```
jumps.reverse()
```

#### Код целиком

```
n=6
k=2
coins=[0,4,15,9,-7,0]
result=max\_coins(n,k,coins)
print("Максимальное количество монет:", result[0])
print("Количество прыжков:", result[1])
print("Последовательность прыжков:", result[2])
```

```
Максимальное количество монет: 28
Число прыжков: 4
Последовательность прыжков: [2, 3, 4, 6]
```

```
def max_coins(n, k, coins):
    dp = [0] * (n + 1)
    for i in range(1, n + 1):
        for j in range(1, min(k, i) + 1):
            dp[i] = max(dp[i], dp[i - j] + coins[i - 1])
   max_coins_collected = dp[n]
    jumps = []
    i = n
   while i > 0:
        for j in range(min(k, i), 0, -1):
            if dp[i] == dp[i - j] + coins[i - 1]:
               jumps.append(i)
              i -= j
                break
```

```
jumps.reverse()

return max_coins_collected, len(jumps), jumps
```

# Промежуточные итоги

- Всегда ищем рекуррентное соотношение
- Пытаемся установить начальные значения
- Смотрим, можно ли разбить на одинаковые подзадачи

Собираем монетки в двумерном пространстве

- Теперь будем собирать монетки в двухмерном пространстве
- Наша черепашка может двигать только вправо и вниз. Нужно собрать как можно больше монет

0	1	1	1	1	1
0	0	0	0	0	1
0	40	70	0	0	1
100	0	0	0	0	1

 Жадный алгоритм соберёт только 8 монет.

Легко посчитать движение по первым горизонтали и вертикали dp[0][k] = dp[0][k - 1] + COINS[0][k] dp[k][0] = dp[k - 1][0] + COINS[k][0]

	0 —	<b>1</b> 1 -	<b>→</b> 1—	• 1 –	<b>→</b> 1 -	<b>→</b> 1
	0	0	0	0	0	1
	0	40	70	0	0	1
,	100	0	0	0	0	1

```
dp[0][k] = dp[0][k - 1] + COINS[0][k]

dp[k][0] = dp[k - 1][0] + COINS[k][0]

dp[i][j] = max(dp[i - 1][j], dp[i][j - 1]) + COINS[i][j]
```

```
dp = [[None] * M for i in range(N)]
for i in range(N):
   for j in range (M):
           dp[0][0] = COINS[0][0]
       elif i == 0:
           dp[0][j] = dp[0][j - 1] + COINS[0][j]
       elif j == 0:
           dp[i][0] = dp[i - 1][0] + COINS[i][0]
       else:
           dp[i][j] = max(dp[i - 1][j],
                          dp[i][j-1]) +
COINS[i][j]
   print(dp[i])
[0, 1, 2, 3, 4, 5]
[0, 1, 2, 3, 4, 6]
[0, 41, 111, 111, 111, 112]
```

1100 100 111 111 111 110

#### восстановление маршрута

• Первый способ восстановления маршрута хранить маршрут в дополнительном массиве prev

0	1	2	3	4	5
0	1	2	3	4	6
0	41	111	111	111	112
100	100	111	111	111	113

```
for i in range(N):
   for j in range(M):
           dp[0][0] = COINS[0][0]
           prev[0][0] = -1 # предыдущей клетки нет
           dp[0][j] = dp[0][j - 1] + COINS[0][j]
           dp[i][0] = dp[i - 1][0] + COINS[i][0]
           prev[i][0] = 1 # сверху пришли
           dp[i][j] = max(dp[i - 1][j],
                          dp[i][j - 1]) + COINS[i][j]
          if dp[i - 1][j] > dp[i][j - 1]:
              prev[i][j] = 1
              prev[i][j] = 0
  print(prev[i])
```

#### восстановление маршрута

 Второй способ можно просто догадаться. Ведь она пришла из клетки с максимальным числом монет

0	1	2	3	4	5
0	1	2	3	4	6
0	41	111	111	111	112
100	100	111	111	111	113

```
answer = []
   if i != 0 and (j == 0 \text{ or } dp[i - 1][j] > dp[i][j - 1]):
       answer directions.append('DOWN')
   answer.append((i, j))
print answer[::-1] # reverse
['RIGHT', 'DOWN', 'DOWN', 'RIGHT', 'RIGHT', 'RIGHT', 'DOWN']
```

# Спасибо!