

计算机导论

第八章 算法



➤ 递归函数

➤ 分治算法

➤ 动态规划

递归函数

- 如果一个函数在内部调用自身本身，这个函数就是递归函数。
- 例子：计算阶乘，用 $\text{fact}(n)$ 表示求 $n!$

$$\begin{aligned}\text{fact}(n) &= n! = 1 \times 2 \times 3 \times \dots \times (n-1) \times n \\ &= (n-1)! \times n \\ &= \text{fact}(n-1) \times n\end{aligned}$$

```
def fact(n):
```

```
    if n == 1:  
        return 1
```

```
    return n * fact(n - 1)
```

递归调用结束的过程

递归调用继续的过程

递归函数调用过程

- 计算 $\text{fact}(5)$, 可以根据函数定义看到计算过程如下:

```
====> fact(5)
====> 5 * fact(4)
====> 5 * (4 * fact(3))
====> 5 * (4 * (3 * fact(2)))
====> 5 * (4 * (3 * (2 * fact(1))))
====> 5 * (4 * (3 * (2 * 1)))
====> 5 * (4 * (3 * 2))
====> 5 * (4 * 6)
====> 5 * 24
====> 120
```

- 递归原理

问题的求解可通过降低问题规模实现，而小规模的问题求解方式与原问题的一样，小规模问题的解决导致问题的最终解决。

- 递归调用应该能够在有限次数内终止递归

- 递归调用如果不加以限制，将无数次的循环调用
- 必须在函数内部加控制语句，只有当满足一定条件时，递归终止

- 斐波那契数列

指这样一个数列：1、1、2、3、5、8、13、...，编写函数 $\text{fib}(n)$ 求第 n 项的斐波那契数，如 $\text{fib}(4) = 3$ 。

- 角谷猜想

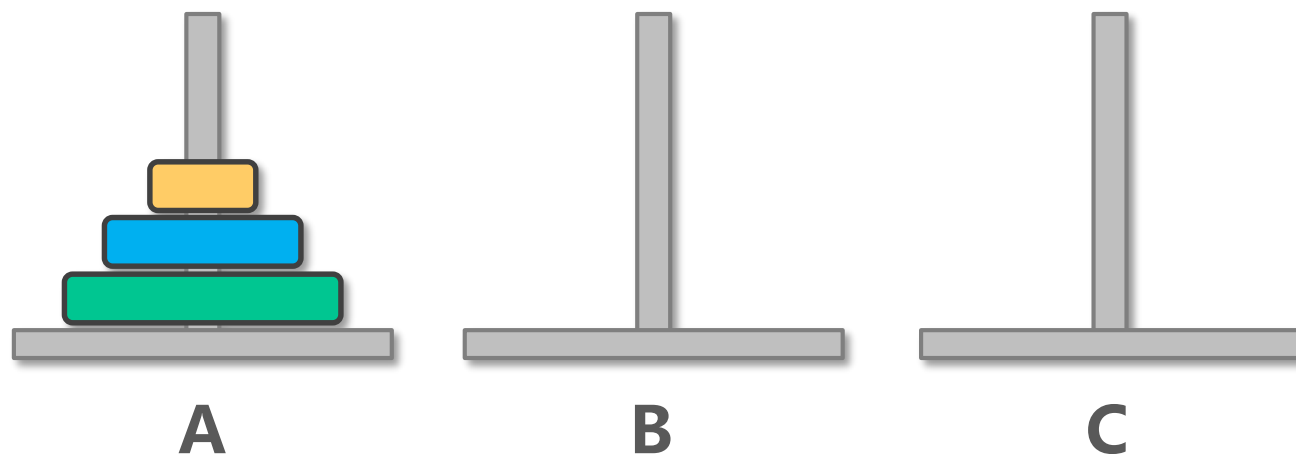
输入一个自然数，若为偶数，则把它除以2，若为奇数，则把它乘以3加1。经过有限次运算后，总可以得到自然数值1。

编写函数 $\text{jiaogu}(n)$ 求 n 经过转换的次数，如：输入10，需经过 $10 \rightarrow 5 \rightarrow 16 \rightarrow 8 \rightarrow 4 \rightarrow 2 \rightarrow 1$ ，共6次转换。

- 汉诺塔

编写函数 `move(n, a, b, c)`，求解汉诺塔移动步骤，其中a、b、c表示三根柱子的名称，n表示a柱子上圆盘数量。

如：`move(3, "A", "B", "C")`，应输出：



A	---	>	C
A	---	>	B
C	---	>	B
A	---	>	C
B	---	>	A
B	---	>	C
A	---	>	C

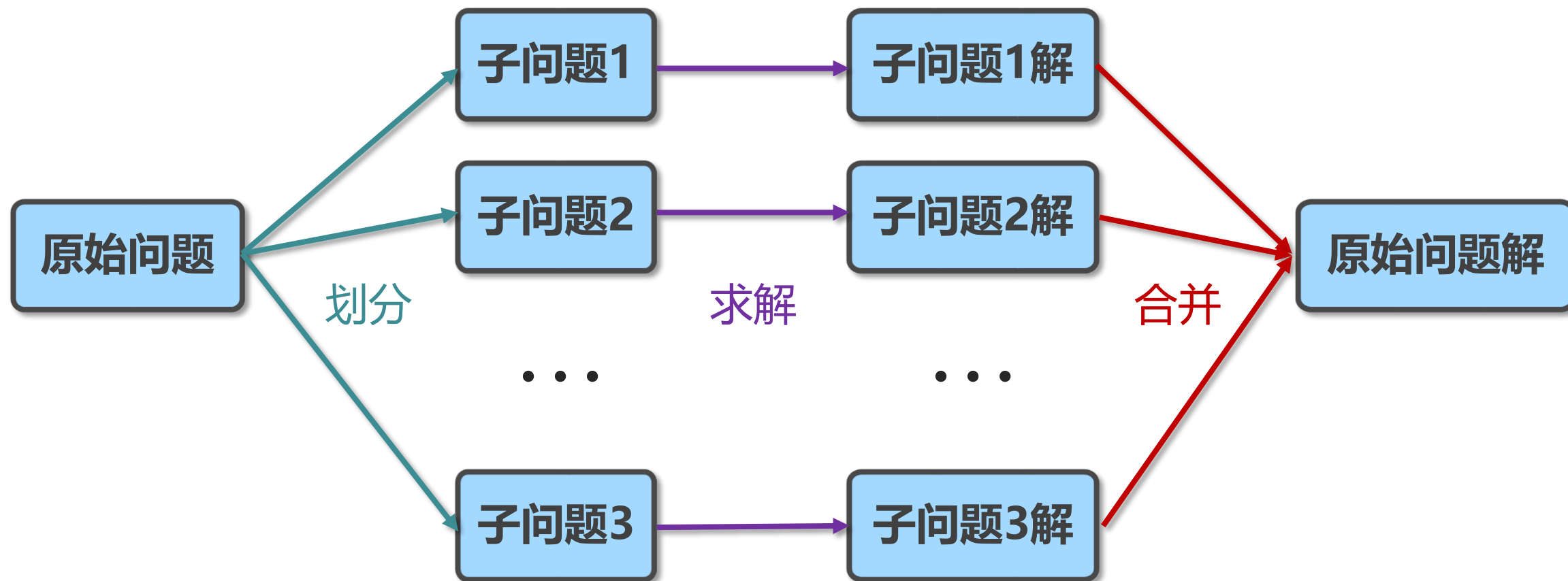
➤ 递归函数

➤ 分治算法

➤ 动态规划

- 在计算机科学中，分治算法是一种很重要的算法。字面上的解释是 "分而治之"，就是把一个复杂的问题分成两个或更多的相同或相似的子问题，再把子问题分成更小的子问题，直到最后子问题可以简单的直接求解，原问题的解即子问题的解的合并。

分治算法

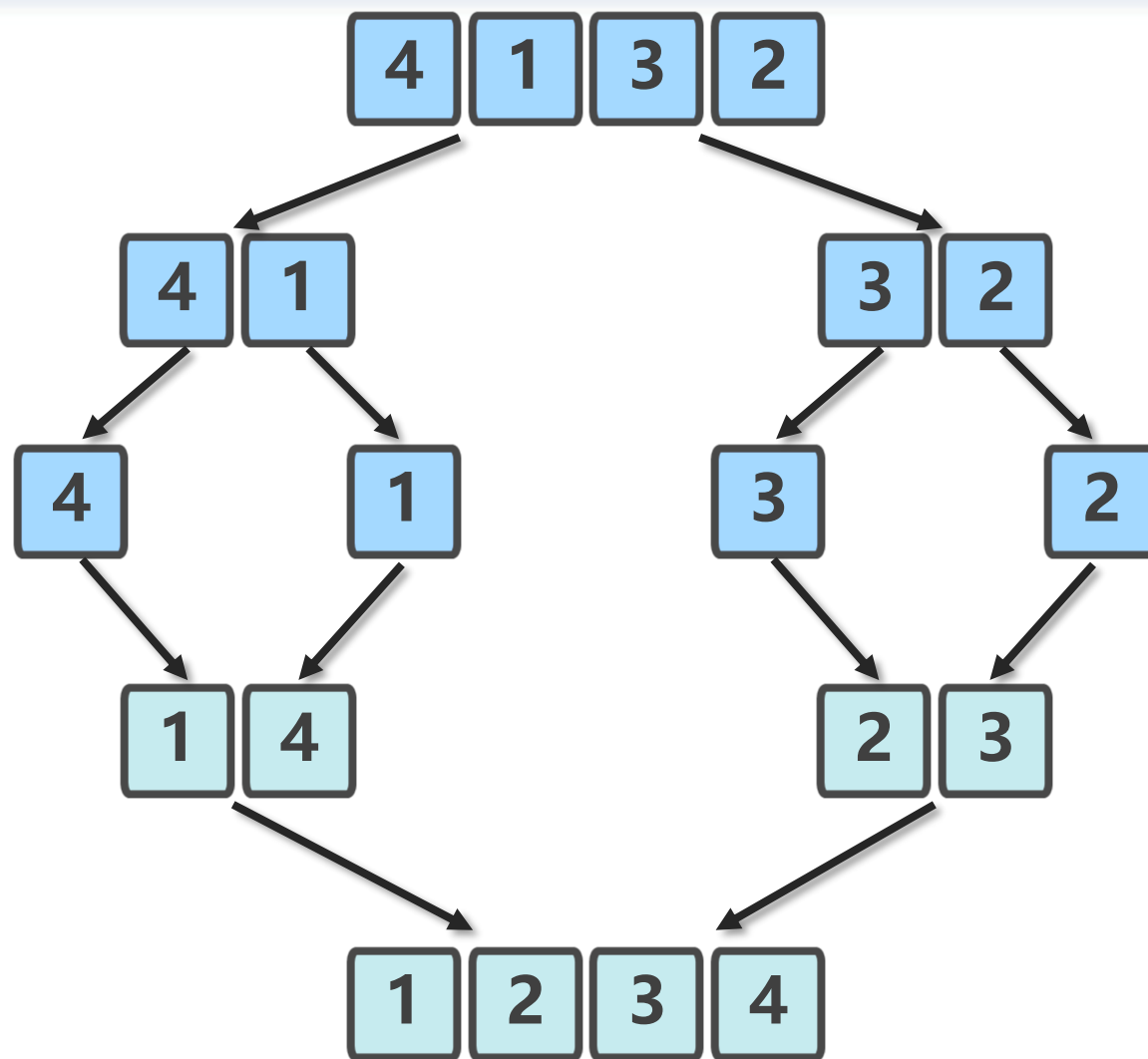


分治算法所解决问题的特征

- 分治算法所能解决的问题一般具有以下几个特征：
 1. 该问题的规模缩小到一定的程度就可以容易地解决；
 2. 该问题可以分解为若干个规模较小的相同问题，即该问题具有最优子结构性质；
 3. 利用该问题分解出的子问题的解可以合并为该问题的解；
 4. 该问题所分解出的各个子问题是相互独立的，即子问题之间不包含公共的子子问题。

- 归并排序（MERGE-SORT）是建立在归并操作上的一种有效的排序算法，该算法是采用分治算法的一个非常典型的应用。
- 将已有序的子序列合并，得到完全有序的序列；即先使每个子序列有序，再使合并后的序列有序。若将两个有序表合并成一个有序表，称为二路归并。

归并排序示意图



合并有序序列

A:

2	4	7	8
---	---	---	---



B:

1	3	5	6
---	---	---	---



C:

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

归并排序实现

- 归并排序实现

```
def merge(a, b):  
    c = []  
    i, j = 0, 0  
    while i < len(a) and j < len(b):  
        if a[i] <= b[j]:  
            c.append(a[i])  
            i += 1  
        else:  
            c.append(b[j])  
            j += 1  
    c.extend(a[i:])  
    c.extend(b[j:])  
    return c
```

```
def merge_sort(lists):  
    if len(lists) == 1:  
        return lists  
    middle = len(lists) // 2  
    left = lists[:middle]  
    right = lists[middle:]  
    return merge(left, right)
```

- 全排列

- 排列是从 n 个元素中任取 m 个元素，并按照一定的顺序进行排列，称为排列；而当 $n=m$ 时，称为全排列。
- 编写函数 `perm()` 打印数列的全排列，并统计全排列数量。
- 比如：集合 $\{1,2,3\}$ 的全排列为：

{	1	2	3	}
{	1	3	2	}
{	2	1	3	}
{	2	3	1	}
{	3	2	1	}
{	3	1	2	}

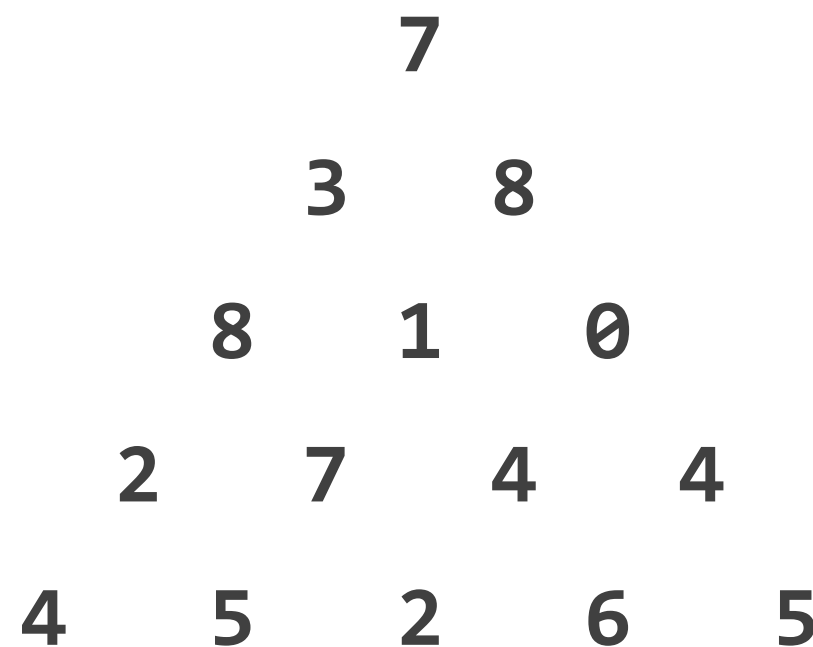
➤ 递归函数

➤ 分治算法

➤ 动态规划

数字三角形

在数字三角形中寻找一条从顶部到底边的路径，使得路径上所经过的数字之和最大。路径上的每一步都只能往左下或右下走。只需要求出这个最大和即可，不必给出具体路径。



数字三角形

- 解题思路:

用矩阵 `nums` 存放数字三角形。

`nums[i, j]` : 表示矩阵中相应数字

`max_sum(i, j)` : 从 `nums[i, j]` 到底边的各条路径中, 最佳路径的数字之和。

问题: 求 `max_sum(0, 0)`

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

问题：求 $\text{max_sum}(0, 0)$ —— 典型的递归问题。

$\text{nums}[i, j]$ 出发，下一步只能走 $\text{nums}[i+1, j]$ 或者 $\text{nums}[i+1, j+1]$ 。故对于 n 行的三角形：

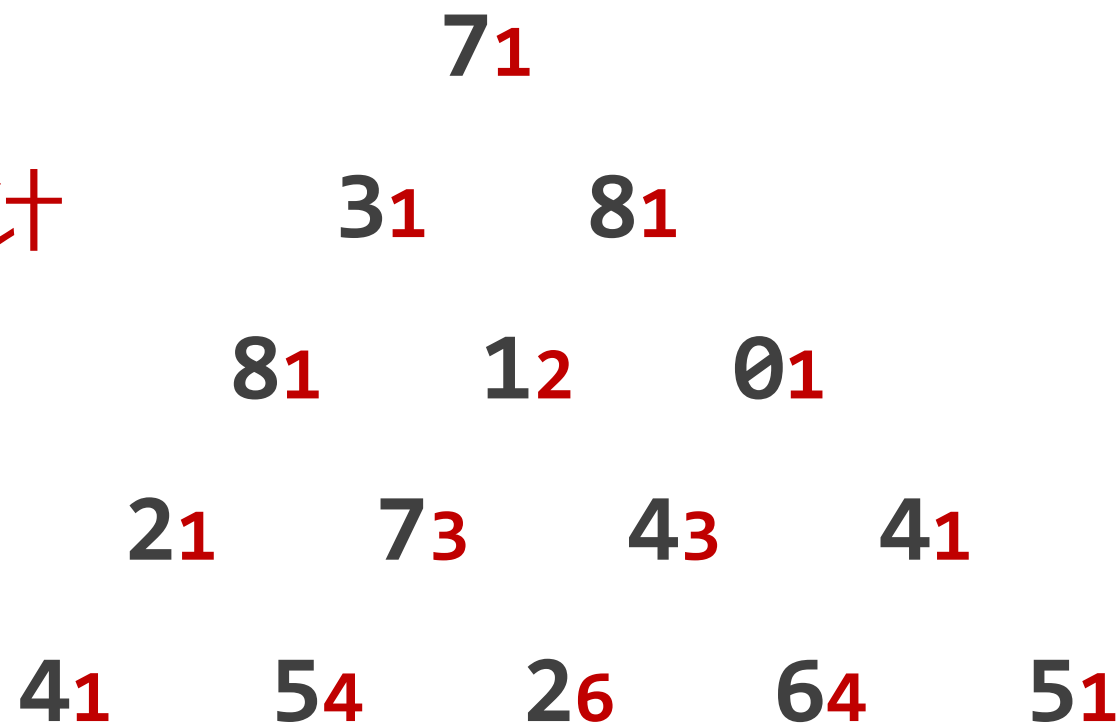
```
if(i == n-1)
    max_sum(i, j) = nums[i, j]
else
    max_sum(i, j) = max(max_sum(i+1, j),
                        max_sum(i+1, j+1))
                    + nums[i, j]
```

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

递归存在问题

- 存在问题

如果采用递归的方法，深度遍历每条路径，存在大量重复计算。则时间复杂度为 $O(2^n)$ 。



- 改进

如果每算出一个 $\text{max_sum}(i, j)$ 就保存起来，下次用到其值的时候直接取用，则可免去重复计算。那么可以用 $O(n^2)$ 时间完成计算。因为三角形的数字总数是 $n(n+1)/2$ 。

动态规划与分治相似，都是通过组合子问题的解来求解原问题，与之区别在于动态规划算法**应用于子问题重叠的情况**，即不同的子问题拥有共同的子子问题。这种情况分治算法会重复的求解子问题，而动态规划算法对每个子问题只求解一次，将其解保存在一个表格中，从而无需重复求解。

动态规划通常用来求解最优化问题，这类问题可以有很多可行解，而希望寻找的只有最优解（最大值或最小值）。

递归到动规的一般转化方法

递归函数有 n 个索引参数，就定义一个 n 维的数组，数组的下标是递归函数参数的取值范围，数组元素的值是递归函数的返回值，这样就可以从边界值开始，逐步填充数组。

数据
数组

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

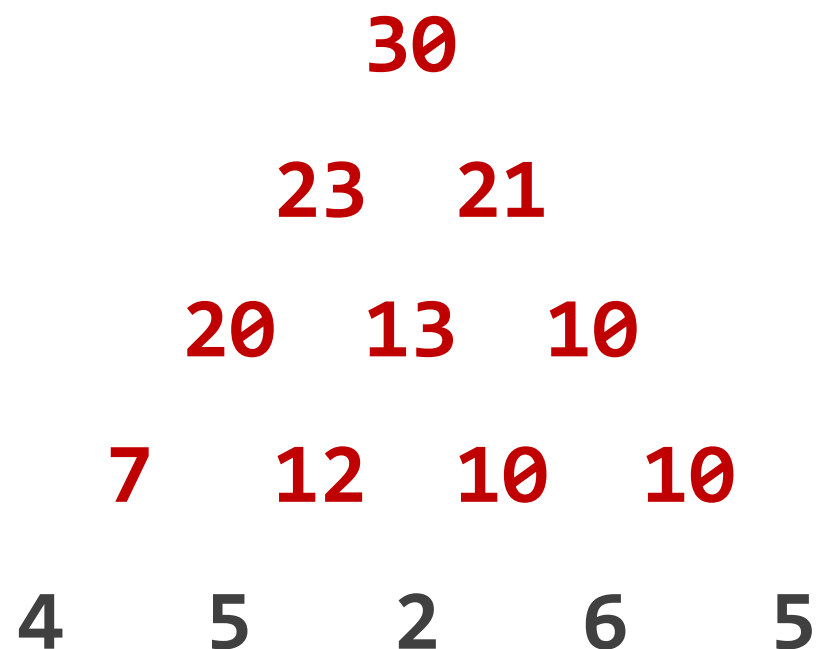
	0	1	2	3	4
0	30				
1	23	21			
2	20	13	10		
3	7	12	10	10	
4	4	5	2	6	5

sum_arr
数组

动态规划

```
def max_sum(i, j):  
    global nums  
    global sum_arr  
    if not sum_arr[i][j] is None:  
        return sum_arr[i][j]  
    if i == len(nums) - 1:  
        sum_arr[i][j] = nums[i][j]  
    else:  
        sum_arr[i][j] = max(max_sum(i + 1, j), max_sum(i + 1, j + 1)) + nums[i][j]  
    return sum_arr[i][j]  
  
nums = [[7], [3, 8], [8, 1, 0], [2, 7, 4, 4], [4, 5, 2, 6, 5]]  
sum_arr = [None] * len(nums)  
for i in range(len(nums)):  
    sum_arr[i] = [None] * len(nums)  
print(max_sum(0, 0))
```

递归函数有n个参数，就定值开始，逐步填充数组。



- 01背包问题

- 有 n 个物品，它们有各自的重量和价值，现有给定容量的背包，如何让背包里装入的物品具有最大的价值总和？
- 如下表， W 表示物品重量列表， V 表示物品价值列表，在背包容量为10时，背包最大价值为15。

	0	1	2	3	4
W	2	2	6	4	5
V	6	3	5	4	6

Questions?

