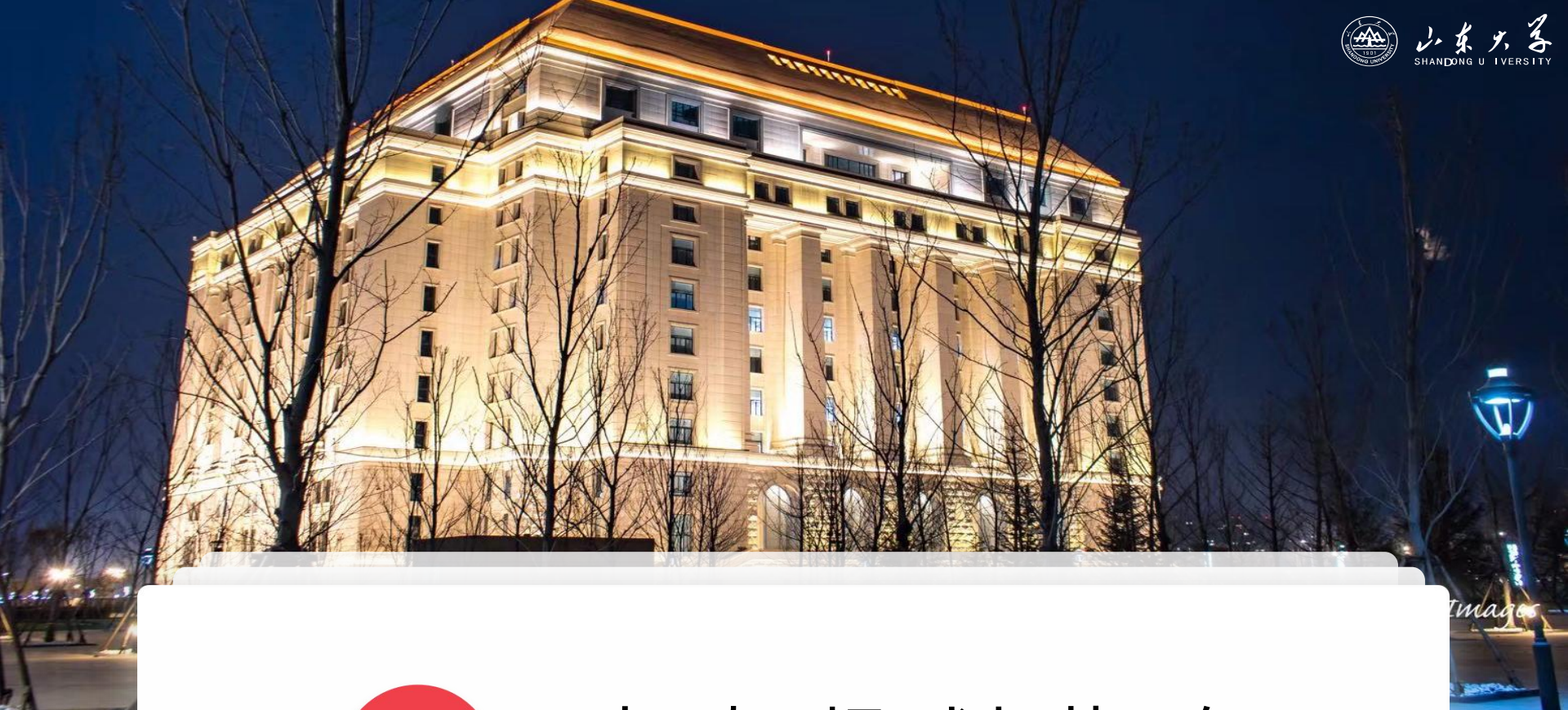




# 程序设计思维与实践

Thinking and Practice in Programming

动态规划（一） | 内容负责：尹浩飞



# 动态规划热身

Dynamic Programming Warm-Up

# 动态规划热身

- 例题1.爬台阶问题:

- 小 Y 图书馆学习, 他现在要爬台阶进去, 其中: 一共有  $n$  级台阶, 一步可以走 1 阶或 2 阶, 问走到第  $n$  阶有多少种方案。

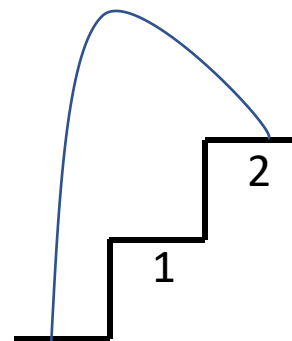
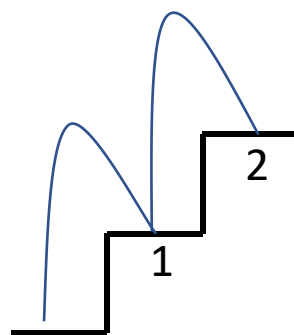
- $n \leq 10^6$

- $n = 2$ ,  $\text{ans} = 2$

- $1+1$
- $2$

- $n = 4$ ,  $\text{ans} = 5$

- $1+1+1+1$
- $1+1+2$
- $1+2+1$
- $2+1+1$
- $2+2$





# 动态规划热身

- 例题1.爬台阶问题：
  - 比较简单的递推问题。
  - 定义  $f_i$  表示走到第  $i$  级的方案数，可以有递推式
    - $f_1 = 1, f_2 = 2$
    - $f_i = f_{i-1} + f_{i-2}, i \geq 3$
    - 这好像是 —— 斐波那契数列？
  - 可以  $O(n)$  去求斐波那契数列第  $n$  项
  - 可以  $O(\log n)$  求解（通项公式或矩阵乘法快速幂）

# 动态规划热身

- 例题1.爬台阶问题  $f_i = f_{i-1} + f_{i-2}, i \geq 3$ 
  - 对于该方程，我们有两种实现
  - 方案1 —— 递归：

```
1 int solve(int n){
2     if(n == 1)return 1;
3     if(n == 2)return 2;
4     return solve(n - 2) + solve(n - 1);
5 }
```

- 方案2 —— 递推：

```
1 int solve(int n){
2     f[1] = 1;
3     f[2] = 2;
4     for(int i=3;i<=n;++i)
5         f[i] = f[i-1] + f[i-2];
6     return f[n];
7 }
```

# 动态规划热身

- 例题1.爬台阶问题  $f_i = f_{i-1} + f_{i-2}, i \geq 3$

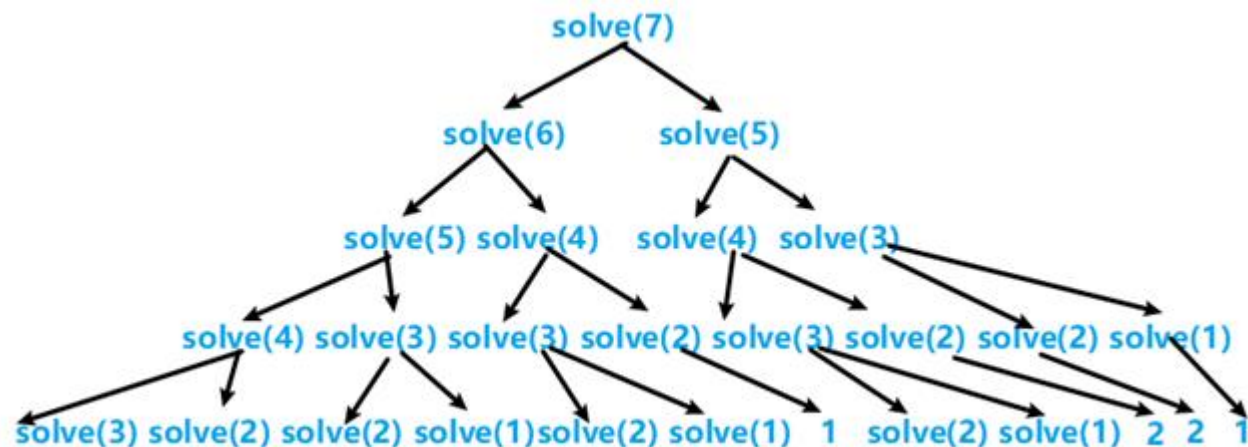
- 来说方案 1 —— 递归

```

1 int solve(int n){
2     if(n == 1)return 1;
3     if(n == 2)return 2;
4     return solve(n - 2) + solve(n - 1);
5 }

```

- 假如要求  $\text{solve}(7)$ , 会发生什么?

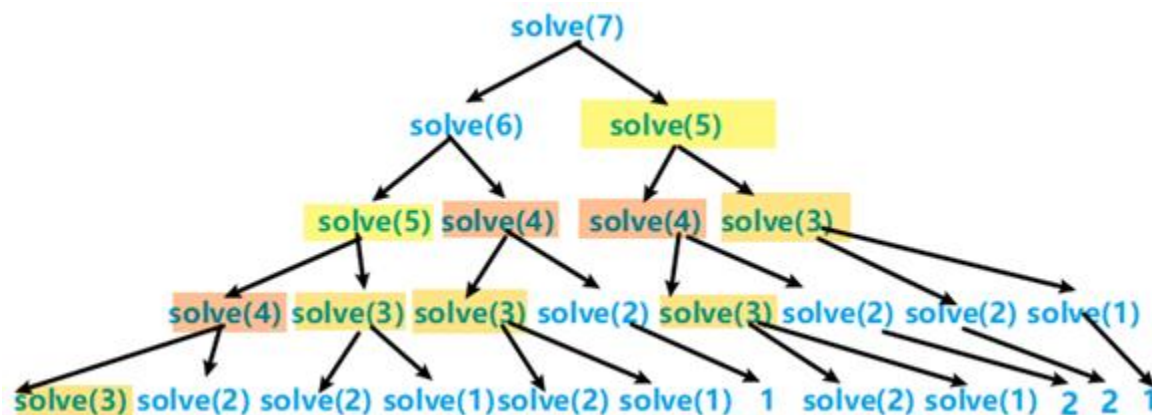


- 什么问题?

# 动态规划热身

- 例题1.爬台阶问题  $f_i = f_{i-1} + f_{i-2}, i \geq 3$

## 重复计算

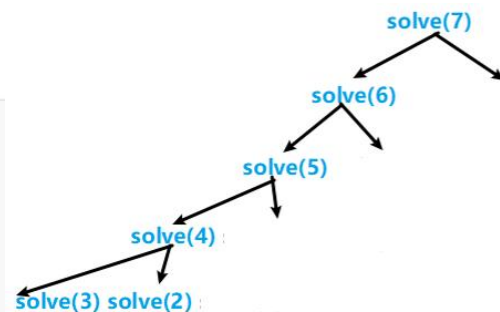


- 引入 —— 记忆化

```

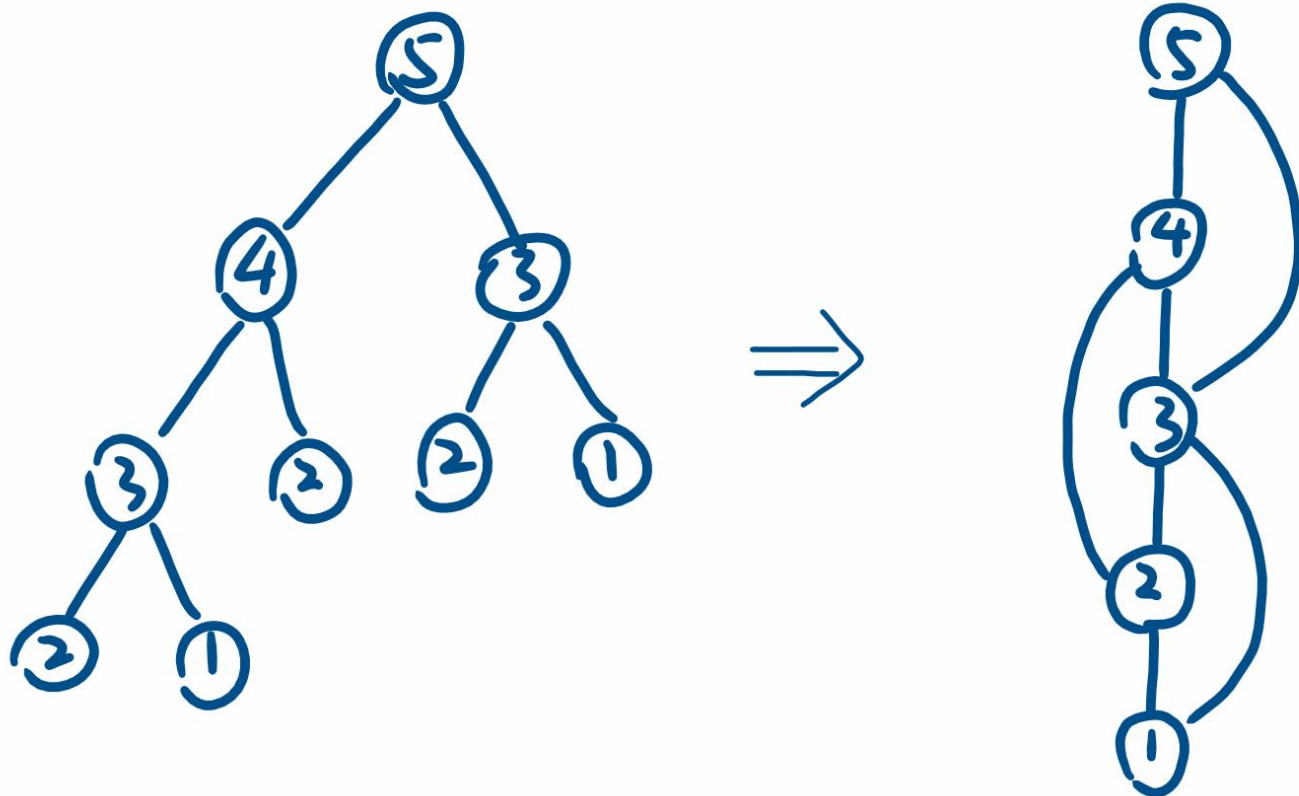
1  int f[maxn];
2
3  int solve(int n){
4      if(f[n]) return f[n]
5      if(n == 1) return f[1] = 1;
6      if(n == 2) return f[2] = 2;
7      return f[n] = solve(n - 2) + solve(n - 1);
8  }

```



# 动态规划热身

- 例题1.爬台阶问题：
  - 记忆化思想，避免同一状态被重复访问。





# 动态规划热身

## ● 动态规划的两种基本思想

### ● 带备忘的自顶向下法 (top-down with memoization)

- 按自然递归编写过程，保存每个子问题的解（通常保存在一个数组或散列表中）。当需要一个子问题的解时，首先检查是否已经保存过此解，如果是则直接返回；否则，按通常方式计算这个子问题。

### ● 自底向上法 (bottom-up method)

- 一般需要恰当定义子问题“规模”的概念，使得任何子问题的求解都只依赖于“更小的”子问题的求解。按从小到大的顺序依次进行求解子问题。当求解某个子问题时，它所依赖的更小的子问题都已求解过。

```
1 int f[maxn];
2
3 int solve(int n){
4     if(f[n]) return f[n]
5     if(n == 1)return f[1] = 1;
6     if(n == 2)return f[2] = 2;
7     return f[n] = solve(n - 2) + solve(n - 1);
8 }
```

```
1 int solve(int n){
2     f[1] = 1;
3     for(int i = 1; i < n; i++){
4         f[i+1] += f[i];
5         f[i+2] += f[i];
6     }
7     return f[n];
8 }
```

```
1 int solve(int n){
2     f[1] = 1;
3     f[2] = 2;
4     for(int i=3;i<=n;++i)
5         f[i] = f[i-1] + f[i-2];
6     return f[n];
7 }
```

——《算法导论》第15章

# 动态规划热身

## ● 例题2. 爬台阶问题 II（作业）：

- 小 Y 要去 N3 楼做实验，要爬台阶到三楼，其中一共有  $n$  级台阶，一步可以走  $1, 2, 3, \dots, k$  阶，同时有些台阶不能落脚，问走到第  $n$  阶的方案数。
- $n \leq 10^6$
- $n = 4$ , 不能落脚的台阶 =  $[2]$ ,  $k = 2$ ,  $\text{ans} = 1$ 
  - $0 \rightarrow 1 \rightarrow 3 \rightarrow 4$
- $n = 5$ , 不能落脚的台阶 =  $[2]$ ,  $k = 3$ ,  $\text{ans} = 5$ 
  - $0 \rightarrow 1 \rightarrow 3 \rightarrow 4 \rightarrow 5$
  - $0 \rightarrow 1 \rightarrow 3 \rightarrow 5$
  - $0 \rightarrow 1 \rightarrow 4 \rightarrow 5$
  - $0 \rightarrow 3 \rightarrow 4 \rightarrow 5$
  - $0 \rightarrow 3 \rightarrow 5$

# 动态规划热身

- 例题2. 爬台阶问题 II（作业）：

- 定义  $f_i$  表示走到第  $i$  级的方案数，可以有

- 初始化：  $f_0 = 1$

- 转移过程（使用前缀和进行维护）：

$$f_i = \sum_{j=i-k}^{i-1} f_j$$

- 对于不正常的台阶：  $f_i = 0$

# 动态规划热身

- 例题2. 爬台阶问题 II (作业) :

- $n = 5, k = 2$

台阶编号	0	1	2	3	4	5
------	---	---	---	---	---	---

不能走的台阶				*		
--------	--	--	--	---	--	--

$f[]$	1					
-------	---	--	--	--	--	--

$f[]$ 的前缀和	1					
------------	---	--	--	--	--	--

# 动态规划热身

- 例题3. 最大区间和：
  - $N$  个数字, 每个数字  $\in [-10^9, 10^9]$ , 求最大区间和。
    - $[1, 2, 3, 4, 5] \rightarrow [1, 2, 3, 4, 5]$
    - $[1, 2, -100, 4, 5] \rightarrow [1, 2, -100, 4, 5]$
  - $n \leq 10^6$

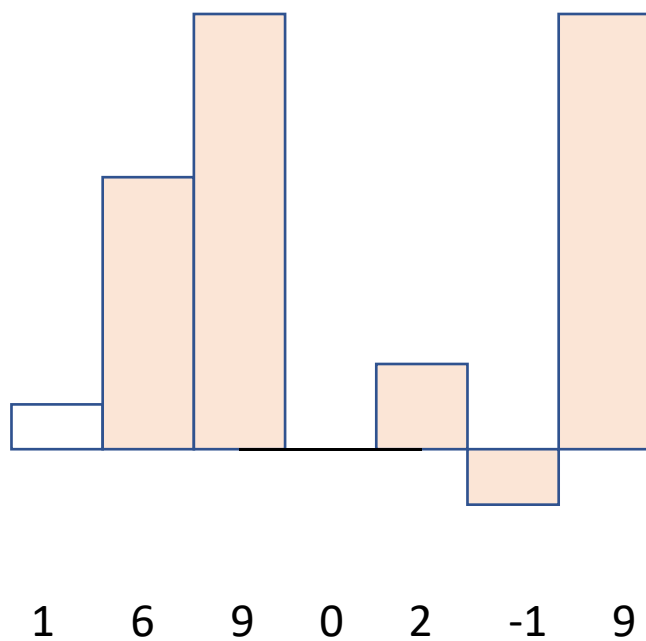


## 动态规划热身

- 例题3. 最大区间和：
  - $N$  个数字，每个数字  $\in [-10^9, 10^9]$ ，求最大区间和。
    - $[1, 2, 3, 4, 5] \rightarrow [1, 2, 3, 4, 5]$
    - $[1, 2, -100, 4, 5] \rightarrow [1, 2, -100, 4, 5]$
  - $n \leq 10^6$
  - 贪心：  $O(n^3) \rightarrow O(n^2) \rightarrow O(n)$
  - $O(n^2)$ ：维护前缀和  $sum[]$ ，假如我们选了  $[L, R]$ ，那么答案就是：
    - $ans = sum[R] - sum[L-1]$
  - $O(n)$ ：观察上述答案表达式，若固定  $R$  不变，则让  $ans$  最大，则可让  $sum[L-1]$  最小 ( $0 \leq L-1 < R$ )，这个值无需每次遍历，维护即可。

# 动态规划热身

- 例题3. 最大区间和:
- $a = \{1\ 5\ 3\ -9\ 2\ -3\ 10\}$
- $sum = \{1\ 6\ 9\ 0\ 2\ -1\ 9\}$



# 动态规划热身

- 例题3. 最大区间和：
  - 不用贪心，用动态规划的思想做，怎么列方程？
  - 定义  $dp_i$  表示  $i$  为区间右端点时，可以取到的最大和
    - $dp_i = \max(dp_{i-1} + a_i, a_i)$
    - 要么第  $i$  个数自己成为一个区间
    - 要么第  $i$  个数和上一个数能构成的最大区间合起来
  - $dp_i$  中最大值即为答案

# 动态规划热身

- 例题4. 最大区间和 II:
  - 在 例题3 的基础上, 可以额外使用一次魔法, 使得其中一个数变成  $x$ , 如果这个魔法至多能使用 1 次, 求最大区间和。
    - $x = 100$ ,  $[1, 2, 3, 4, 5] \rightarrow [100, 2, 3, 4, 5]$
    - $x = 100$ ,  $[1, 2, -100, 4, 5] \rightarrow [1, 2, 100, 4, 5]$
  - $n \leq 10^6$

## 动态规划热身

- 例题4. 最大区间和 II:
  - 在 例题3 的基础上, 可以额外使用一次魔法, 使得其中一个数变成  $x$ , 如果这个魔法至多能使用 1 次, 求最大区间和。
    - $x = 100$ ,  $[1, 2, 3, 4, 5] \rightarrow [100, 2, 3, 4, 5]$
    - $x = 100$ ,  $[1, 2, -100, 4, 5] \rightarrow [1, 2, 100, 4, 5]$
  - $n \leq 10^6$
  - 定义
    - $dp_{i,0}$  表示  $i$  为右端点时, 该区间**没有使用魔法**, 可以取到的最大和
    - $dp_{i,1}$  表示  $i$  为右端点时, 该区间**已使用过魔法**, 可以取到的最大和



## 动态规划热身

- 例题4. 最大区间和 II:
  - 在 例题3 的基础上, 可以额外使用一次魔法, 使得其中一个数变成  $x$ , 如果这个魔法至多能使用 1 次, 求最大区间和。
    - $x = 100$ ,  $[1, 2, 3, 4, 5] \rightarrow [100, 2, 3, 4, 5]$
    - $x = 100$ ,  $[1, 2, -100, 4, 5] \rightarrow [1, 2, 100, 4, 5]$
  - $n \leq 10^6$

$$dp_{i,0} = \max \{dp_{i-1,0} + a_i, a_i\}$$

$$dp_{i,1} = \max \{dp_{i-1,1} + a_i, dp_{i-1,0} + X, X\}$$

- 答案是  $\max\{dp[i][0], dp[i][1]\}$



2

# 动态规划

Dynamic Programming

# 动态规划

- 动态规划 —— 引入!  $dp_{i,1} = \max \{dp_{i-1,1} + a_i, dp_{i-1,0} + X, X\}$ 
  - 在前面的例题中，比如上面的方程，体现了“**抉择**”的过程；
  - 对上一个状态具有最优性的解，进行“**决策**”。
- 动态规划的基本概念
  - 通过合理“组合” **子问题**的解，从而解决**整个问题**解的一种算法。其中的子问题并不是独立的，这些子问题又包含有公共的子问题。
  - 动态规划算法就是对每个子问题只求一次，并将其结果保存(在数组中)，再次用到时直接使用先前的结果，避免重复计算相同的子问题。
  - “不做无用功” 的求解模式，大大提高了程序的效率。
  - 动态规划算法常用于解决**统计类问题**（统计方案总数）和**最优值问题**（最大值或最小值），尤其普遍用于最优化问题。

# 动态规划

- 动态规划问题的特征：

## 一、最优子结构

- 如果问题的一个最优解中包含了**子问题的最优解**，则该问题具有最优子结构。也称最优化原理。

## 二、重叠子问题

- 在解决整个问题时，要先解决其子问题，要解决这些子问题，又要先解决他们的子问题.....而这些子问题又不是相互独立的，有**很多是重复的**，这些重复的子问题称为重叠子问题。
- 动态规划算法正是利用了这种子问题的重叠性质，对每一个子问题只解一次，而后将其解保存，再次遇到这些子问题时直接使用保存的答案即可。

## 三. 无后效性原则

- 已经求得的状态，不受未求状态的影响。
- 设计的状态满足**有向无环关系**。

# 动态规划

- 设计动态规划法的步骤：
  1. 分析题目特性，转化为抽象模型（找出最优解的性质）；
  2. 设计动态规划方程；
  3. 定义初始化条件；
  4. 以自底向上（递推）或带备忘的自顶向下（记忆化搜索）的方式进行计算；
  5. 统计答案并输出。



# 动态规划

- 动态规划的关键：
  - 设计状态：
    - 进行动态规划的基础
    - 结合动态规划的性质进行设计，注意时空复杂度
  - 状态转移方程的构造：
    - 动态规划过程中最重要的一步，也是最难的一步。
    - 通过多做题来积累经验。

# 动态规划

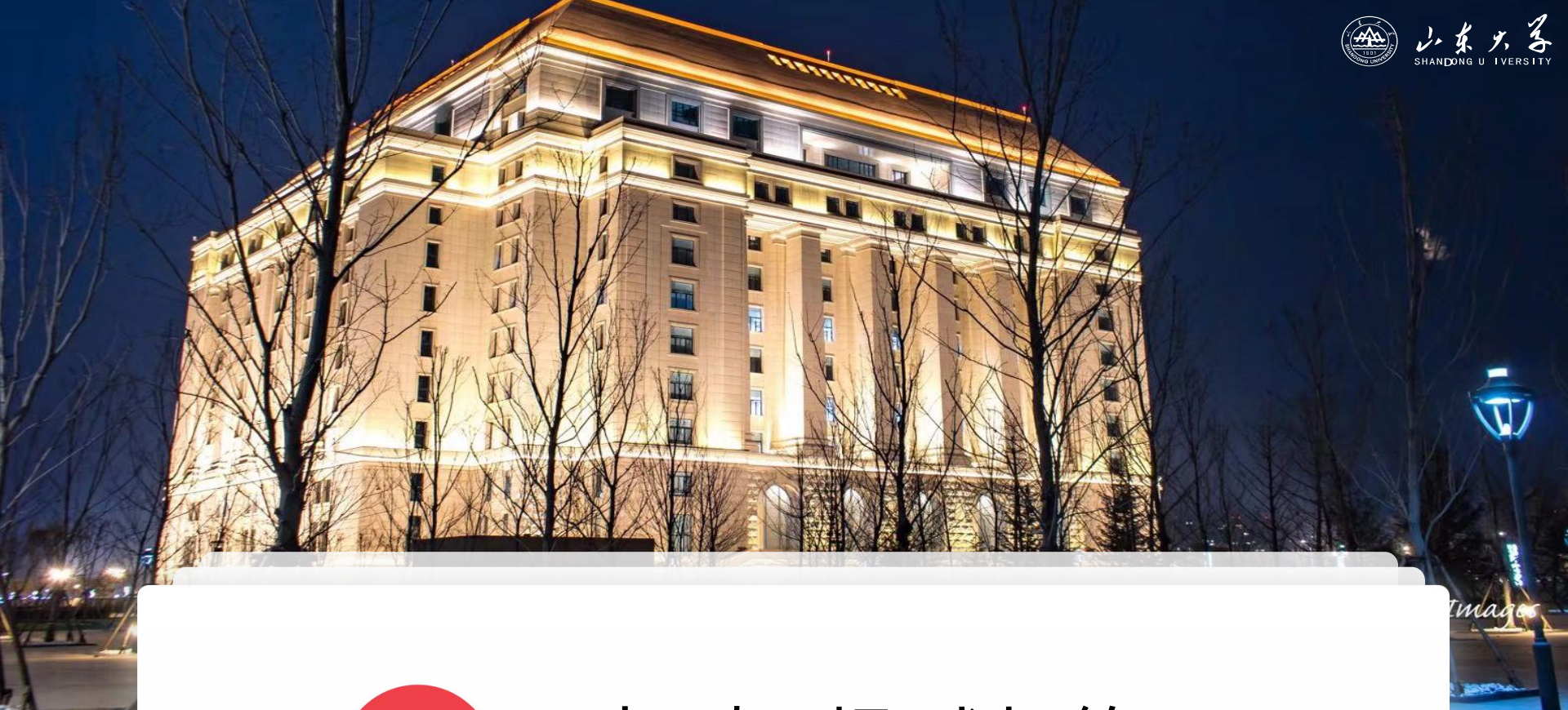
- 动态规划 与 贪心法 的不同：
  - 贪心算法： “先决策，再求解子问题”
  - 动态规划： “先求得子问题的解，然后决策”
- 动态规划的一般格式为：

for U取遍所有状态 do      //枚举状态  
    for X取遍所有决策 do    //枚举决策  
        // 状态转移

```
1  for(int i = 1; i <= n; i ++){  
2      dp[i][0] = max(dp[i - 1][0] + a[i], a[i]);  
3      dp[i][1] = max(dp[i - 1][1] + a[i], max(dp[i - 1][0] + x, x));  
4  }
```

# 动态规划

- 动态规划常见模型
  - 线性型
  - 坐标型
  - 背包型
  - 区间型
  - 状态压缩型
  - 树型
  - 矩阵型



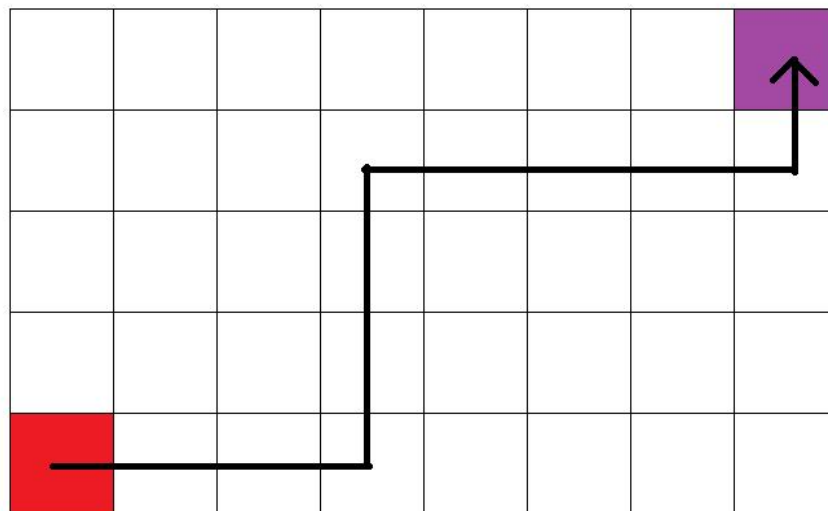
# 动态规划练习

Dynamic Programming Exercise

# 动态规划热身

- 例题5. 走地图：

- 在一个  $n \times m$  的地图上，起点为左下角，终点为右上角，只能向右或向上行走，询问走到终点的方案数。
- $n, m \leq 1000$
- (可以通过排列组合解决)





# 动态规划热身

- 例题5. 走地图：
  - 定状态：定义  $f[i][j]$  表示从起点到 $(i,j)$ 点的方案数。
  - 状态转移方程为：  $f[i][j] = f[i-1][j] + f[i][j-1]$ , (当 $(i-1,j)$ 和 $(i,j-1)$ 两点合法时)
  - 初始化：  $f[1][1] = 1$
  - 输出答案：  $f[n][m]$
  - 假定有些点存在障碍物而不可行走，又应当如何设计？

# 动态规划热身

- 例题6. 拿数问题（作业）：

- 给  $n$  个数  $A[1..n]$ ，可以选择若干数拿走，得分为这些数的和；
- 所有拿走的数中，任意两数差值的绝对值不能为 1；
- 求最大分数。
- $n, A_i \leq 10^5$

# 动态规划热身

## ● 例题6. 拿数问题（作业）：

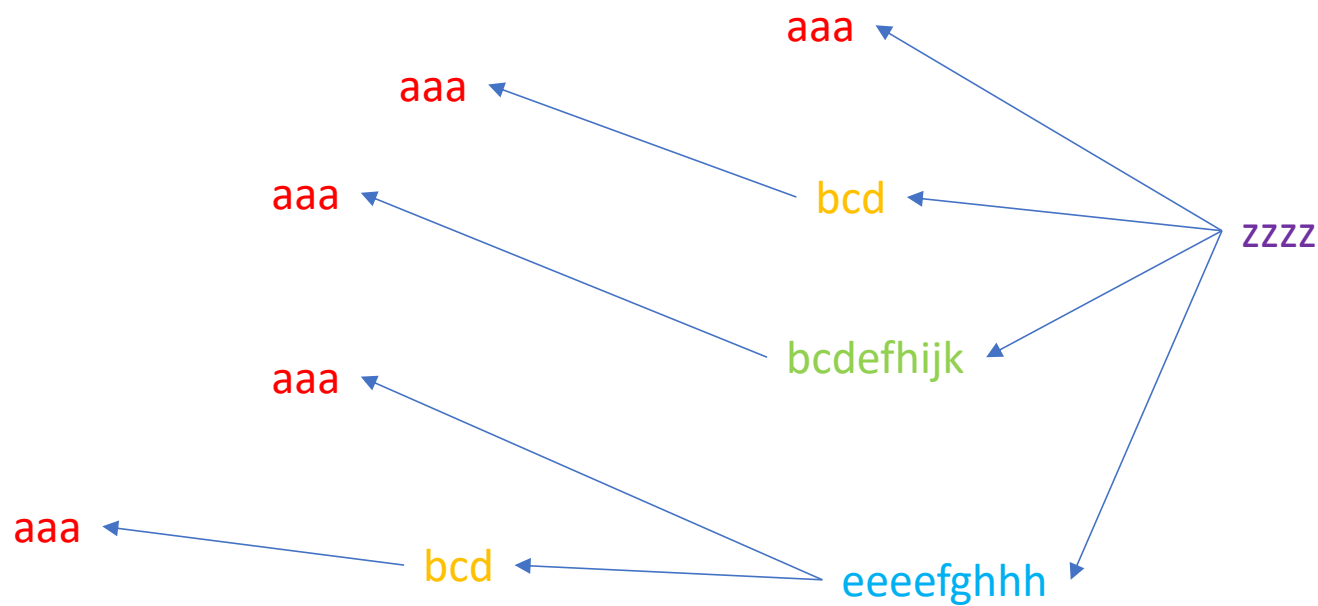
- 给  $n$  个数  $A[1..n]$ ，可以选择若干数拿走，得分为这些数的和；
- 所有拿走的数中，任意两数差值的绝对值不能为 1；
- 求最大分数。
- $n, A_i \leq 10^5$
- 题意的转换：如果拿走的一个数字为  $x$ ，那么不能拿值为  $x-1$  和  $x+1$  的数字
- 解题与  $A$  中数字的顺序无关，只与每个数字的出现次数有关
- 从  $A$  序列转换到  $CNT$  序列， $CNT[i]$  代表值为  $i$  的数字出现了多少次
- $dp[i]$ ，仅考虑大小为  $1..i$  的数，能拿到的最大分数
- $dp[i] = \max(dp[i-1], dp[i-2] + CNT[i] * i)$

## 动态规划热身

- 例题7.高昂的旋律：
  - 一段旋律中的每个音符都可以用一个小写英文字母表示。当组成一段旋律的字符 ASCII 码是非递减的，旋律被称为是高昂的，例如 aaa,bcd.  
目前已经有了  $n$  段高昂的旋律，需要利用它们拼接处一个尽可能长的高昂的旋律，问最长长度是多少？( $n \leq 10^6$ , 字符串长度之和  $\leq 10^6$ )
  - 5  
bcdefhijk  
bcd  
aaa  
eeeeefghhh  
zzzz
  - 答案是 19 (aaa, bcd, eeeefghhh, zzz)

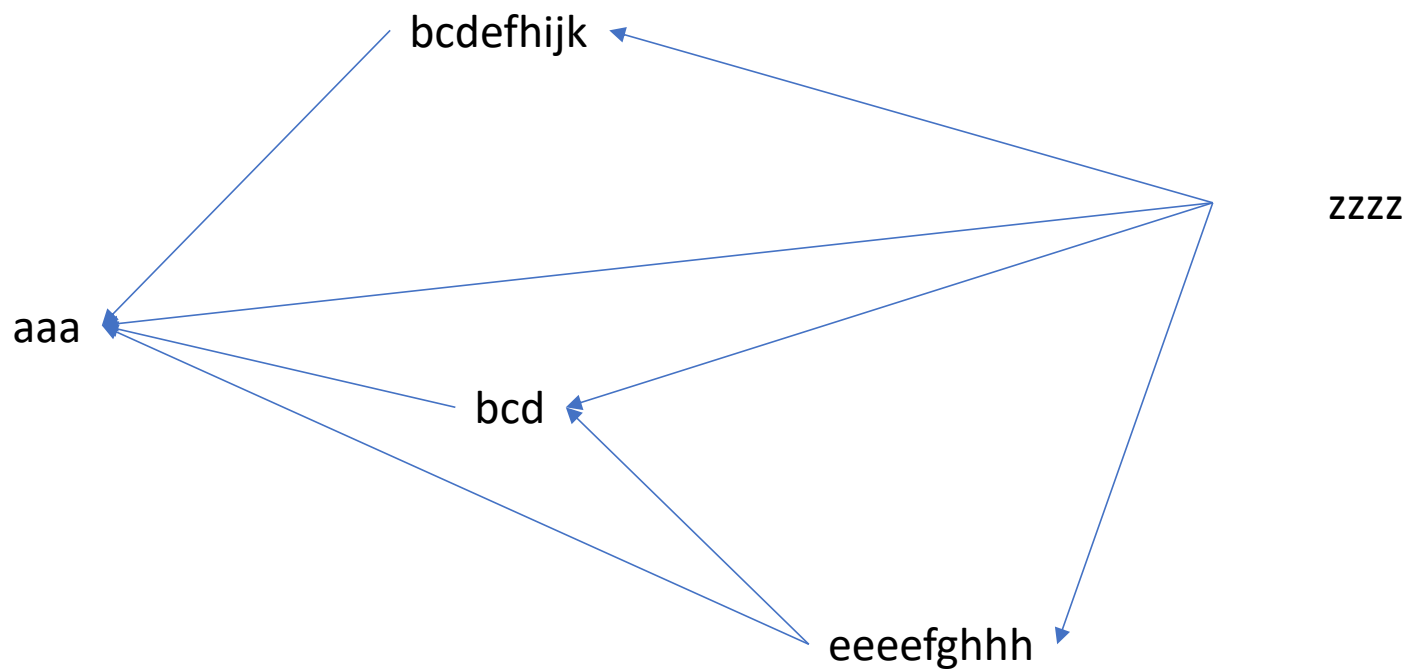
# 动态规划热身

- 例题7.高昂的旋律：
- 先考虑暴力搜索？
- 每个节点表示以该字符串为结尾的最长字符串



# 动态规划热身

- 例题7.高昂的旋律:



# 动态规划热身

- 例题7.高昂的旋律：
  - 为了不产生后效性，要保证一个单词  $i$  在处理之前，所有结尾字符 ASCII 小于  $i$  开头的，都已经完成了求解。（若首尾相同，可以按照任意顺序处理）
  - 于是按照每个字符串的最后一个字母排序，按照此顺序处理。
- 定状态：定义  $dp[i]$  表示以第  $i$  个字符串结尾的最长字符串长度。
- 状态转移方程为：
  - $dp[i] = \max\{dp[i], dp[j] + \text{str}[i].\text{size} \mid 0 \leq j < i \text{ 且 } \text{str}[j].\text{back} \leq \text{str}[i].\text{front}\}$
- 初始化：  $dp[i] = \text{str}[i].\text{size}$
- 输出答案：  $\max\{dp[i], 0 \leq i < n\}$
- 如何优化？

# 动态规划热身

- 例题8. 矩阵选数（作业）：

- 给定一个矩阵  $3 \times n$ ，比如

5 10 5 4 4

1 7 8 4 0

3 4 9 0 3

从每一列选择一个数，得到一个序列

- 让序列“相邻两数差值的绝对值”求和尽可能小

- $n \leq 10^6$

- 比如这里就是 5 4 5 4 4，使得  $|4-5|+|5-4|+|4-5|+|4-4|$  最小，输出是 3



# 动态规划热身

## ● 例题8. 矩阵选数（作业）：

- 当前列的决策与上一列的选择有关，且每一列只与前一列有关联。
- 定状态：定义  $dp[i][0/1/2]$  表示仅考虑前  $i$  列，并且第  $i$  列选的是第  $0/1/2$  数的最小答案。
- 状态转移方程为：
  - $dp[i][0] = \min(dp[i-1][0] + |a[0][i] - a[0][i-1]|, dp[i-1][1] + |a[0][i] - a[1][i-1]|, dp[i-1][2] + |a[0][i] - a[2][i-1]|)$
  - 其他两个转移方程  $dp[i][1]$ 、 $dp[i][2]$  同理
- 初始化： $dp[0][i] = INF$ ,  $dp[1][0/1/2] = 0$
- 输出答案： $\min\{dp[n][i], 0 \leq i \leq 2\}$

## 动态规划热身

- 例题9. 装风力发电机：
  - 沿着道路放置风力发电机以产生能量。由于地理原因，道路上共有  $n$  个位置可放置发电机，但是为了更高效，两个发电机之间的距离必须至少为  $D$ 。可放置发电机的位置为  $d_1, d_2, \dots, d_n$  以一维坐标的形式给出，且满足  $d_1 = 0, d_i < d_{i+1}$ 。在  $i$  位置风力发电机产生的能量  $e_i > 0$ 。如何安排风力发电机的位置以产生最大化的能量？
  - $n \leq 10^6$

## 动态规划热身

- 例题9. 装风力发电机：
  - 设计状态：  $dp[i]$  表示考虑前  $i$  个风力发电可以得到的最大能量
  - 初始化：  $dp[0] = 0$
  - 状态转移：  $dp[i] = \max(dp[j] + e_i, dp[i - 1])$ 
    - 其中  $j$  是满足  $|d[j] - d[i]| \geq D$  的最大的  $j$ 。
  - 输出：  $dp[n]$  是最大化能量
- 如何快速找出符合条件的  $j$ ?
  - 随着  $i$  的增长,  $j$  的增长是单调的
  - 维护指针, 在  $i$  增长时, 尝试增长  $j$  的值即可。



# 最长上升子序列

Longest Increasing Subsequence

# 经典问题

- 最长上升子序列
  - 给定  $n$  个整数  $A_1, A_2, \dots, A_n$ ，按从左到右的顺序选出尽量多的整数，组成一个上升子序列。输出最长上升子序列的长度。
  - $n \leq 10^6$
  - 例如，序列 1,6,2,3,7,5
  - 上升子序列可以是 1,6,2,3,7,5；也可以是 1,6,2,3,7,5
  - 最长上升子序列为 1,2,3,5，其长度为 4，故  $\text{ans} = 4$

# 经典问题

- 最长上升子序列
  - 状态：定义  $f_i$  表示以  $A_i$  为结尾的最长上升序列的长度。
  - 初始化：  $f_1 = 1$
  - 转移过程：  $f_i = \max \{ f_j \mid j < i \wedge A_j < A_i \} + 1$
  - 输出答案：  $\max\{f[i], i=1\dots n\}$
  - 时间复杂度：  $O(n^2)$

# 经典问题

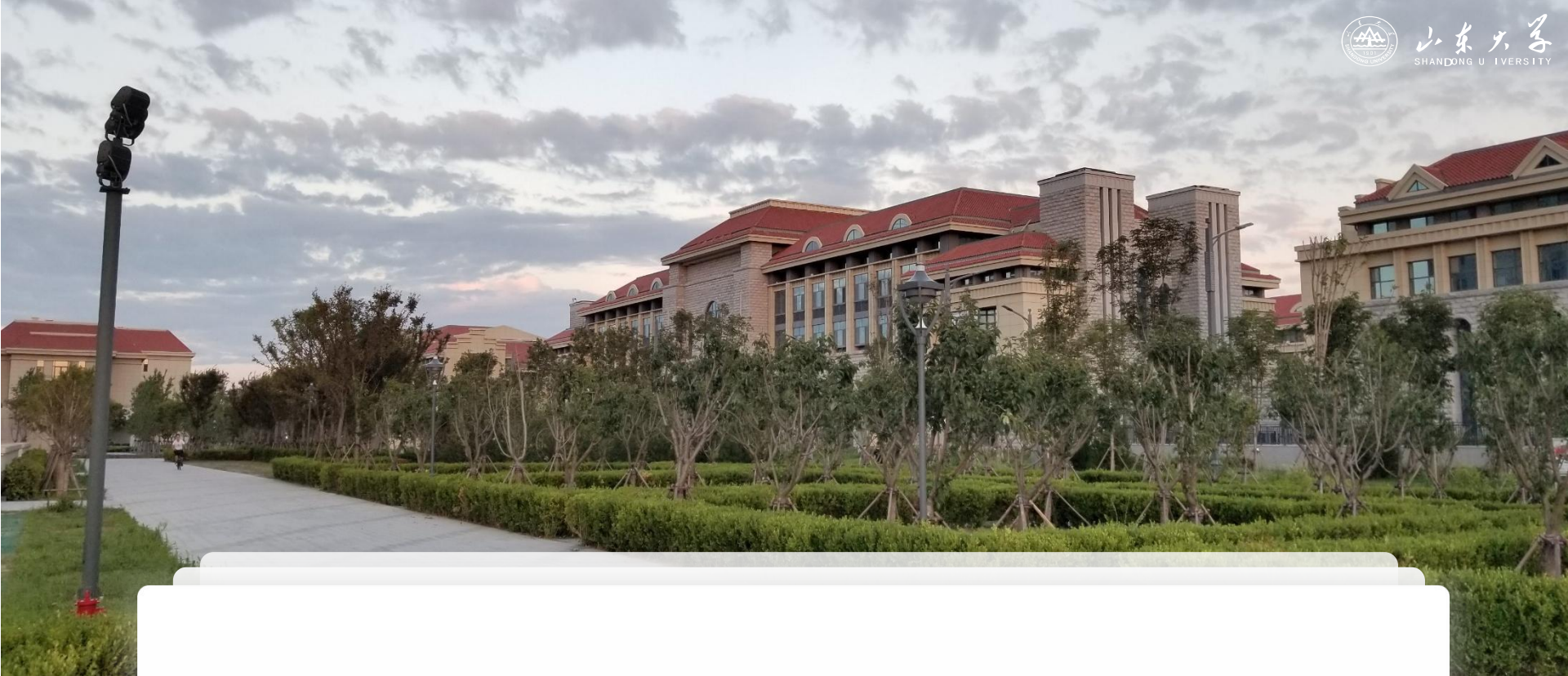
- 最长上升子序列

- 通过数据结构的应用可以更加高效的解决当前问题。

$$f_i = \max \{ f_j \mid j < i \wedge A_j < A_i \} + 1$$

- 观察上式可知，我们原本的  $O(n^2)$  的时间复杂度，其中一个  $n$  就在于  $j$  的枚举上，这个过程相当于求解  $i$  之前，所有小于  $A_i$  的元素的  $f[j]$  的最大值。
- 这个问题与之前介绍过的逆序对问题十分相似，也是一个**二维偏序**问题。所以可以使用**树状数组**来优化，于是算法的时间复杂度可以优化到  $O(n \log n)$ 。
- 其实除了使用树状数组进行优化，也可以借助数值关于答案的单调性，使用二分查找找到最优的答案，有兴趣的同学可以自己摸索。





5

# 最长公共子序列

Longest Common Subsequence



# 经典问题

- 最长公共子序列
  - 给两个序列  $A[1..n]$  和  $B[1..m]$ , 求长度最大的公共子序列的长度
  - $n, m \leq 5000$
  - 例如:  
A – 1,5,2,6,8,7  
B – 2,3,5,6,9,8,4
  - 最长公共子序列为:  
A – 1,5,2,6,8,7  
B – 2,3,5,6,9,8,4 或  
A – 1,5,2,6,8,7  
B – 2,3,5,6,9,8,4

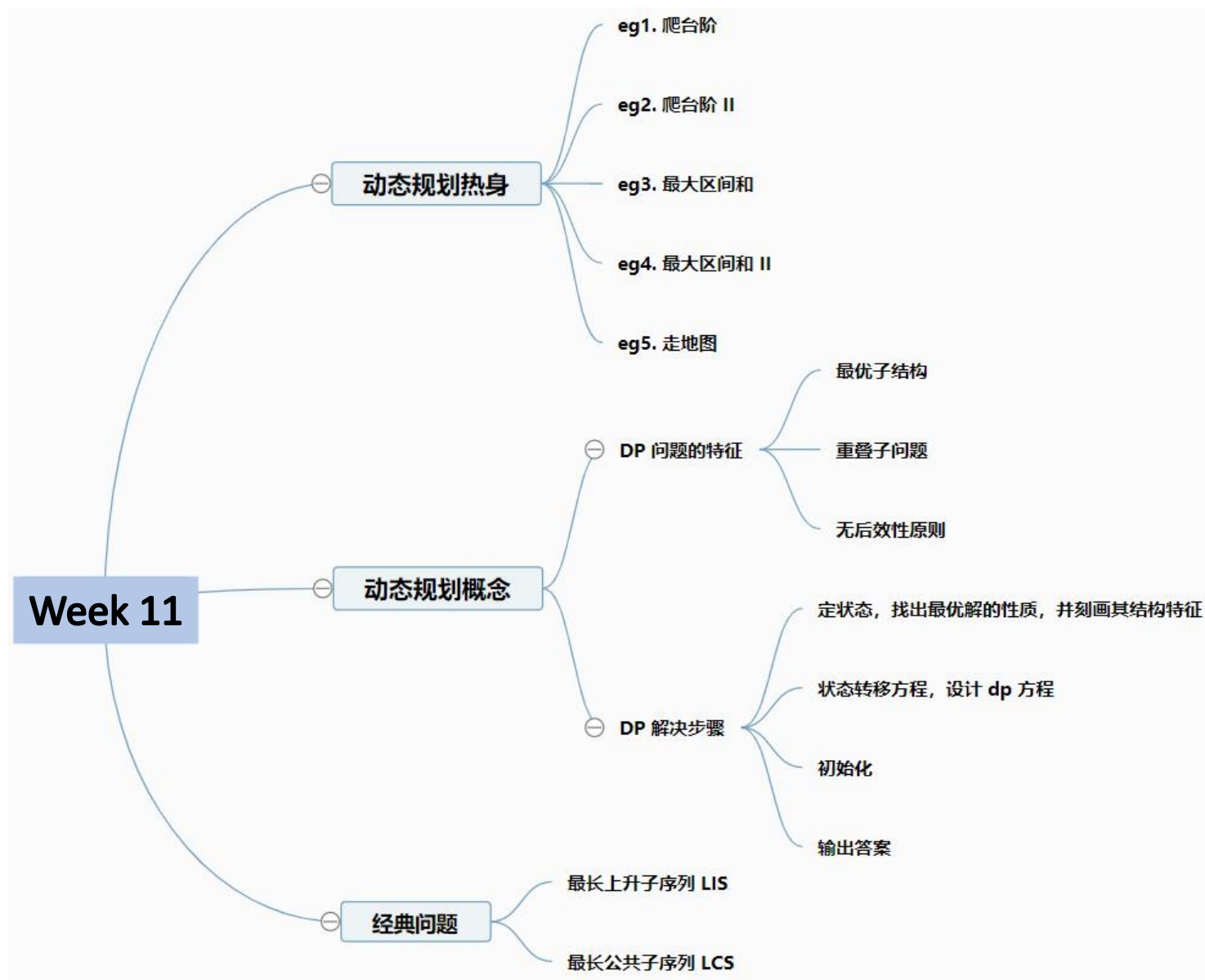
# 经典问题

- 最长公共子序列
  - 设计状态：假设  $f[i][j]$  为  $A_1, A_2, \dots, A_i$  和  $B_1, B_2, \dots, B_j$  的 LCS 长度
  - 初始化：初始  $f[1][0] = f[0][1] = f[0][0] = 0$
  - 转移方程：当  $A_i == B_j$  时,  $f[i][j] = f[i-1][j-1] + 1$ 
    - 否则  $f[i][j] = \max(f[i-1][j], f[i][j-1])$
  - 输出答案：  $f[n][m]$
  - 时间复杂度：  $O(nm)$

# 经典问题

- 最长公共子序列
  - 在同一个序列中的内容互不相同的前提下，本问题也存在 $O(m\log n)$ 的方法，思想是转换成最长上升子序列进行处理。
  - 注：普遍的最长公共子序列问题，目前没有低于  $O(n^2)$  的解法。
  - 有兴趣的同学可以自行阅读相关内容

# 总结





为天下储人才  
为国家图富强

感谢收听

Thank You For Your Listening