

动态规划(上篇) Dynamic Programming I

课程版本 3.4 主讲 令狐冲



扫描二维码关注微信/微博 获取最新面试题及权威解答

微信: ninechapter

微博: http://www.weibo.com/ninechapter

知乎: http://zhuanlan.zhihu.com/jiuzhang

官网: http://www.jiuzhang.com

大纲 Outline



- 通过一道经典题理解动态规划
 - 递归与动规的联系与区别
 - 记忆化搜索
- 什么时候使用动态规划
 - 适用动态规划的三个条件
 - 不适用动态规划的三个条件
- 动规四要素
 - vs 递归三要素
- 面试中常见动态规划的分类
- 坐标(矩阵)动态规划

Triangle



- http://www.lintcode.com/problem/triangle/
- http://www.jiuzhang.com/solutions/triangle/
- 解决方法:
- DFS: Traverse
- DFS: Divide Conquer
- Divide Conquer + Memorization
- Traditional Dynamic Programming

DFS: Traverse



- 时间复杂度?
- A O(n^2)
- B O(2^n)
- C O(n!)
- D I don't know

```
1 - void traverse(int x, int y, int sum) {
        if (x == n) {
            // found a whole path from top to bottom
            if (sum < best) {
 5
                best = sum;
 6
            return;
8
10
        traverse(x + 1, y, sum + A[x][y]);
        traverse(x + 1, y + 1, sum + A[x][y]);
11
12 }
13
   best = MAXINT;
   traverse(0, 0, 0);
16 // best is the answer
```

DFS: Divide Conquer



- 时间复杂度?
- A O(n^2)
- B O(2^n)
- C O(n!)
- D I don't know

```
1 // return minimum path from (x, y) to bottom
 2 - int divideConquer(int x, int y) {
 3 +
        if (x == n) {
            return 0;
 6
        return A[x][y] + Math.min(
            divideConquer(x + 1, y),
 8
            divideConquer(x + 1, y + 1)
 9
10
11
12
    divideConquer(0, 0);
```

DFS: Divide Conquer + Memorization



- 时间复杂度?
- A O(n^2)
- B O(2ⁿ)
- C O(n!)
- D I don't know

```
// return minimum path from (x, y) to bottom
2 - int divideConquer(int x, int y) {
       // row index from 0 to n-1.
        if (x == n) {
            return 0:
        // if we already got the minimum path from (x, y) to bottom.
        // just return it
        if (hash[x][y] != Integer.MAX_VALUE) {
10 -
11
            return hash[x][y]
12
13
        // set before return
14
15
        hash[x][y] = A[x][y] + Math.min(divideConquer(x + 1, y),
16
                                         divideConquer(x + 1, y + 1));
17
18
        return hash[x][y];
19
20
    initialize: hash[*][*] = Integer.MAX_VALUE;
   answer: divideConquer(0, 0);
```



记忆化搜索的本质:动态规划

动态规划为什么会快?

动态规划与分治的区别?

重复计算!



多重循环 vs 记忆化搜索

优点:正规,大多数面试官可以 接受,存在空间优化可能性。 优点:容易从搜索算法直接转化过来。有的时候可以节省更多的时间。

缺点:思考有难度。

缺点:递归。

多重循环: 自底向上



• 时间复杂度? A[][]

• 空间复杂度?

```
// 状态定义
 f[i][j] 表示从i,j出发走到最后一层的最小路径长度
 // 初始化,终点先有值
 for (int i = 0; i < n; i++) {
    f[n-1][i] = A[n-1][i];
 // 循环递推求解
 for (int i = n - 2; i \ge 0; i--) {
    for (int j = 0; j <= i; j++) {
       f[i][j] = Math.min(f[i + 1][j], f[i + 1][j + 1]) + A[i][j];
 // 求结果: 起点
 f[0][0]
```

多重循环: 自顶向下



- 时间复杂度?
- •空间复杂度?

```
// 初始化,起点
    f[0][0] = A[0][0];
   // 初始化三角形的左边和右边
 5 \cdot \text{ for (int i = 1; i < n; i++) } 
 6
        f[i][0] = f[i - 1][0] + A[i][0];
        f[i][i] = f[i - 1][i - 1] + A[i][i];
 8 9
   // top down
11 - \text{ for (int i = 1; i < n; i++) } 
12 -
        for (int j = 1; j < i; j++) {
            f[i][j] = Math.min(f[i - 1][j], f[i - 1][j - 1]) + A[i][j];
13
14
   }
15
16
   Math.min(f[n - 1][0], f[n - 1][1], f[n - 1][2] ...);
```



自底向上 vs 自顶向下

两种方法没有太大优劣区别 思维模式一个正向,一个逆向 为了方便教学,后面我们统一采用 **自顶向下** 的方式

什么情况下使用动态规划?



- 满足下面三个条件之一:
 - 求最大值最小值
 - 判断是否可行
 - 统计方案个数
- •则 极有可能 是使用动态规划求解

什么情况下不使用动态规划?



- 求出所有 具体 的方案而非方案 个数
 - http://www.lintcode.com/problem/palindrome-partitioning/
- 输入数据是一个 集合 而不是 序列
 - http://www.lintcode.com/problem/longest-consecutive-sequence/
- · 暴力算法的复杂度已经是**多项式**级别
 - 动态规划擅长与优化指数级别复杂度(2^n,n!)到多项式级别复杂度(n^2,n^3)
 - 不擅长优化n^3到n^2
- •则 极不可能 使用动态规划求解

动规四要素 vs 递归三要素



- ・状态 State
- 灵感, 创造力, 存储小规模问题的结果
- ・方程 Function
- 状态之间的联系, 怎么通过小的状态, 来算大的状态
- ・初始化 Initialization
- 最极限的小状态是什么, 起点
- ・答案 Answer
- 最大的那个状态是什么, 终点

递归三要素:

- 定义(状态)
 - 接受什么参数
 - ・ 做了什么事
 - 返回什么值
- 拆解(方程)
 - 如何将参数变小
- 出口(初始化)
 - 什么时候可以直接 return

面试中常见的动态规划类型



- ・坐标型动态规划 15%
- · 序列型动态规划 30%
- ・双序列动态规划 30%
- 划分型动态规划 10%(算法强化班)
- 背包型动态规划 10% (算法强化班)
- 区间型动态规划 5% (算法强化班)



Take a break

5 minutes

坐标型动态规划



- state:
- f[x] 表示我从起点走到坐标x……
- f[x][y] 表示我从起点走到坐标x,y......

• function: 研究走到x,y这个点之前的一步

• initialize: 起点

• answer: 终点



Minimum Path Sum

http://www.lintcode.com/problem/minimum-path-sum/

http://www.jiuzhang.com/solutions/minimum-path-sum/

Minimum Path Sum



- state: f[x][y]从起点走到x,y的最短路径
- function: f[x][y] = min(f[x-1][y], f[x][y-1]) + A[x][y]
- intialize: $f[i][0] = sum(0,0 \sim i,0)$
- $f[0][i] = sum(0,0 \sim 0,i)$
- answer: f[n-1][m-1]



独孤九剑——破枪式

初始化一个二维的动态规划时就去初始化第0行和第0列



Unique Path

http://www.lintcode.com/problem/unique-paths/

http://www.jiuzhang.com/solutions/unique-paths/

Unique Path



• state: f[x][y]从起点到x,y的路径数

• function: (研究倒数第一步) f[x][y] = f[x - 1][y] + f[x][y - 1]

• initialize: f[0][i] = 1

• f[i][0] = 1

• answer: f[n-1][m-1]

• Related Question: Unique Path II



Climbing Stairs

http://www.lintcode.com/problem/climbing-stairs/

http://www.jiuzhang.com/solutions/climbing-stairs/

Climbing Stairs



• state: f[i]表示跳到第i个位置的方案总数

• function: f[i] = f[i-1] + f[i-2]

• initialize: f[0] = 1

answer: f[n] // index from 0~n



Jump Game

http://www.lintcode.com/problem/jump-game/

http://www.jiuzhang.com/solutions/jump-game/

Jump Game



- 最优算法: 贪心法, 时间复杂度 O(n)
- 次优算法: 动态规划, 时间复杂度 O(n^2)
- state: f[i]代表我能否跳到第i个位置
- function: f[i] = OR{f[j]} 其中 j < i && j能够跳到i
 - 解释:什么是 OR 运算?
 - 比如满足 j < i && j 能够跳到 i 的 j 有 0, 1, 4, 7
 - 那么 f[i] = f[0] || f[1] || f[4] || f[7]
- initialize: f[0] = true;
- answer: f[n-1]



Jump Game II

http://www.lintcode.com/problem/jump-game-ii/

http://www.jiuzhang.com/solutions/jump-game-ii/

Jump Game II



- 最优算法: 贪心法 O(n)
- 次优算法: 动态规划 O(n^2)
- state: f[i]代表我跳到第 i个位置最少需要几步
- function: f[i] = MIN{f[j]+1} 其中 j < i && j能够跳到i
- initialize: f[0] = 0;
- answer: f[n-1]



Longest Increasing Subsequence

http://www.lintcode.com/problem/longest-increasing-subsequence/

http://www.jiuzhang.com/solutions/longest-increasing-subsequence/

Longest Increasing Subsequence



• 将n个数看做n个木桩, 目的是从某个木桩出发, 从前向后, 从低往高, 看做多能踩多少个木桩。

• state: f[i] 表示(从任意某个木桩)跳到第i个木桩, 最多踩过多少根木桩

• function: f[i] = max{f[j] + 1}, j必须满足 j < i && nums[j] <= nums[i]

• initialize: f[0..n-1] = 1

answer: max{f[0..n-1]}

动态规划(上)总结



- 动态规划的实质
 - 记忆化搜索
 - 避免重复的中间结果计算
- 动态规划与递归的关系
 - 动规四要素 vs 递归三要素
- 什么时候使用动态规划
 - 最优, 可行, 方案数
- 什么时候不用动态规划
 - 所有方案而不是方案数
 - 集合而非序列
 - 暴力算法已经是多项式级别复杂度
 - 动态规划擅长优化指数级别(2ⁿ)到多项式级别(n²)

动态规划(上)总结



- 动态规划四要素
 - 状态, 方程, 初始化, 答案
- 三种常见的动态规划类型
 - 坐标, 序列, 双序列
- 动态规划经典题 —— 坐标动态规划的代表
 - Longest Increasing Subsequence (LIS)