

难题专场

难题专场



- LintCode上较难的动态规划题目
- 综合型动态规划
- 需要辅助数据结构 / 算法 (字母树, 哈希表, 二分查找) 的
- 万变不离其宗

LintCode 91 Minimum Adjustment Cost

- 题意 :
- 给定数组A, 每个元素是不超过100的正整数
- 将A中每个元素修改后形成数组B
- 要求B中任意两个相邻的元素的差不能超过Target
- 求最小修改代价, 即 $|A[0]-B[0]| + \dots + |A[n-1]-B[n-1]|$
- 例子 :
- 输入 : A=[1, 4, 2, 3], Target = 1
- 输出 : 2 (B=[2, 3, 2, 3])

题目分析

- 可以证明，最优策略中B的每个元素也一定是不超过100的
- 否则，将B中小于1的数改成1，大于100的数改成100
- 总的修改代价更小，且仍然满足B的任意两个相邻元素的



动态规划组成部分一：确定状态

- 最后一步：将A改成B， $A[n-1]$ 改成X，这一步代价是 $|A[n-1] - X|$
- 需要确保 $|X - B[n-2]| \leq \text{Target}$
- 前面 $n-1$ 个元素 $A[0..n-2]$ 改成 $B[0..n-2]$ ，需要知道最小代价，且 $B[0..n-2]$ 中任意两个相邻的元素的差不超过Target
- 但是有一个问题，改 $A[n-1]$ 时不知道 $B[n-2]$ 是多少
— 只有知道了 $B[n-2]$ ，才能确定 $A[n-1]$ 能改成 $B[n-2] - \text{Target}$ 到 $B[n-2] + \text{Target}$

- 不知道是多少就记录下来：序列加状态

动态规划组成部分一：确定状态

- 设状态 $f[i][j]$ 为将A前i个元素改成B的最小代价，确保前i个改好的元素中任意两个相邻的元素的差不超过Target，并且 $A[i-1]$ 改成j
- 这样，如果 $A[i-1]$ 改成j， $A[i-2]$ 就必须改成 $j - \text{Target} \leq k \leq j + \text{Target}$
- 设状态 $f[i][j]$ 为将A前i个元素改成B的最小代价，确保前i个改好的元素中任意两个相邻的元素的差不超过Target，并且 $A[i-1]$ 改成j。
- 这样，如果 $A[i-1]$ 改成j， $A[i-2]$ 就必须改成 $j - \text{Target} \leq k \leq j + \text{Target}$ 。

动态规划组成部分二：转移方程

九章算法

- 设 $f[i][j]$ 表示将A前i个元素改成B的最小代价，确保前i个改好的元素中任意两个相邻的元素的差不超过Target，并且A[i-1]改成j

$$f[i][j] = \min_{j-Target \leq k \leq j+Target, 1 \leq k \leq 100} \{f[i-1][k] + |j - A[i-1]|\}$$

将A前i个元素改成B的最小代价，A[i-1]改成j

将A前i-1个元素改成B的最小代价，A[i-2]改成k

A[i-1]改成j的代价

动态规划组成部分三：初始条件和边界情况

九章算法

- 设 $f[i][j]$ 表示将A前i个元素改成B的最小代价，确保前i个改好的元素中任意两个相邻的元素的差不超过Target，并且A[i-1]改成j
- 初始条件：A的第一个元素可以变换成任意数字
 - 因为之前没有相邻的元素
 - $f[1][j] = |j - a[0]|$ ($j = 1, 2, \dots, 100$)

动态规划组成部分四：计算顺序

九章算法

- $f[1][1], f[1][2], \dots, f[1][100]$
- ...
- $f[N][1], f[N][2], \dots, f[N][100]$
- 答案是 $\min\{f[N][1], f[N][2], \dots, f[N][100]\}$
- 时间复杂度 $O(100^2N)$ ，空间复杂度 $O(100N)$ ，可以用滚动数组优化至 $O(100)$

LintCode 89 K Sum

九章算法



- 题意：
 - 给定数组A，包含n个互不相等的正整数
 - 问有多少种方式从中找出K个数，使得它们的和是Target
- 例子：
 - 输入：A=[1, 2, 3, 4], K=2, Target = 5
 - 输出：2 (1 + 4 = 5, 2 + 3 = 5)

与背包问题很类似。

题目分析

九章算法

- 要求从一些正整数中选出一些，使得和是Target
- 背包问题
- 数组A：各个物品的重量
- Target：背包最大称重
- 使得和是Target：背包正好装满

动态规划组成部分一：确定状态

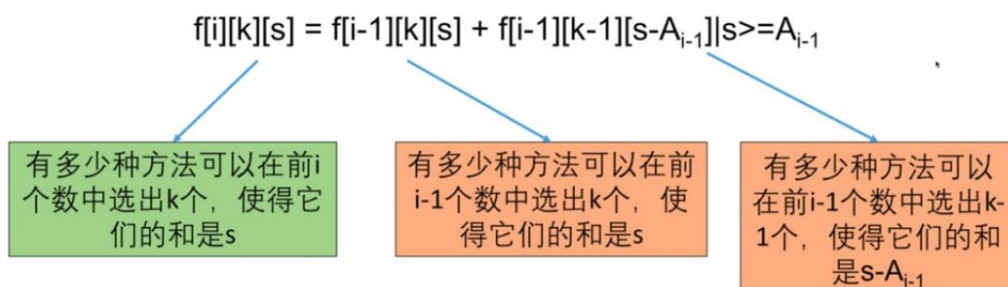
九章算法

- 最后一步：最后一个数 A_{n-1} 是否选入这K个数
- 情况一（ A_{n-1} 不选入）：需要在前n-1个数中选K个数，使得它们的和是Target
- 情况二（ A_{n-1} 选入）：需要在前n-1个数中选K-1个数，使得它们的和是Target - A_{n-1}
- 要知道还有几个数可选，以及它们的和需要是多少：序列加状态
- 状态： $f[i][k][s]$ 表示有多少种方法可以在前i个数中选出k个，使得它们的和是s

动态规划组成部分二：转移方程

九章算法

- $f[i][k][s]$ 表示有多少种方法可以在前i个数中选出k个，使得它们的和是s



动态规划组成部分三：初始条件和边界情况



- $f[i][k][s]$ 表示有多少种方法可以在前 i 个数中选出 k 个，使得它们的和是 s
- $f[i][k][s] = f[i-1][k][s] + f[i-1][k-1][s-A_{i-1}] | s \geq A_{i-1}$
- 初始条件：
 - $f[0][0][0] = 1$
 - $f[0][0][s] = 0, s = 1, 2, \dots, \text{Target}$
- 边界条件：
 - 如果 $s < A_{i-1}$, 只考虑情况 $f[i-1][k][s]$

动态规划组成部分四：计算顺序



- $f[0][0 \sim K][0 \sim \text{Target}]$
- $f[1][0 \sim K][0 \sim \text{Target}]$
- ...
- $f[N][0 \sim K][0 \sim \text{Target}]$
- 答案是 $f[N][K][\text{Target}]$
- 时间复杂度 $O(N \cdot K \cdot \text{Target})$, 空间复杂度 $O(N \cdot K \cdot \text{Target})$, 可以用滚动数组优化至 $O(K \cdot \text{Target})$



LintCode 76 Longest Increasing Subsequence



- 题意：
- 给定 $a[0], \dots, a[n-1]$
- 找到最长的子序列 $0 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k < n$, 使得 $a[i_1] < a[i_2] < \dots < a[i_k]$, 输出 K
- 例子：
- 输入： $[4, 2, 4, 5, 3, 7]$
- 输出： 4 (子序列 $2, 4, 5, 7$)

题目分析

九章算法

- 之前课上分析过
- 最长序列型动态规划
- $f[j]$ = 以 $a[j]$ 结尾的最长上升子序列的长度
- 转移方程: $f[j] = \max\{1, f[i] + 1 \mid i < j \text{ and } a[i] < a[j]\}$
- 时间复杂度 $O(N^2)$
- 能不能继续优化

分析方程 f 的值

九章算法

- 转移方程: $f[j] = \max\{1, f[i] + 1 \mid i < j \text{ and } a[i] < a[j]\}$
- 每个 $f[j]$ 都在寻找前面比自己小的 $a[i]$ 里, 最大的 $f[i]$

| | | | | | | | | |
|---|--|---|---|---|---|---|---|----|
| | <div>f_0 f_1</div> | | | | | | | |
| a | 0 | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 |
| | 5 | 1 | 2 | 7 | 6 | 3 | 2 | 10 |
| f | | | | | | | | |
| | 1 | 1 | ? | | | | | |

分析方程 f 的值

九章算法

- 转移方程: $f[j] = \max\{1, f[i] + 1 \mid i < j \text{ and } a[i] < a[j]\}$
- 每个 $f[j]$ 都在寻找前面比自己小的 $a[i]$ 里, 最大的 $f[i]$
- $a[0]$ 和 $f[0]$ 已经没用, 因为 $f[1]$ 和 $f[0]$ 一样大, $a[1]$ 还比 $a[0]$ 小

| | | | | | | | | |
|---|---|---|---|---|---|---|---|----|
| a | 0 | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 |
| | 5 | 1 | 2 | 7 | 6 | 3 | 2 | 10 |
| f | | | | | | | | |
| | 1 | 1 | ? | | | | | |

分析方程f的值

九章算法

- 转移方程： $f[j] = \max\{1, f[i] + 1 \mid i < j \text{ and } a[i] < a[j]\}$
- 每个 $f[j]$ 都在寻找前面比自己小的 $a[i]$ 里，最大的 $f[i]$
- $a[4]$ 和 $f[4]$ 已经没用，因为 $f[5]$ 和 $f[4]$ 一样大， $a[5]$ 还比 $a[4]$ 小

| | | | | | | | | |
|---|---|---|---|---|---|---|---|----|
| a | 0 | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 |
| | 5 | 1 | 2 | 7 | 6 | 3 | 2 | 10 |
| f | 1 | 1 | 2 | 3 | 3 | 3 | 2 | ? |

优化要点

九章算法

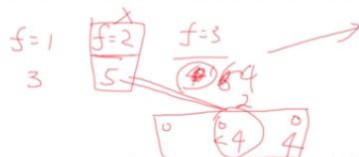
- 对于每个f值：1, 2, ..., 记录当前为止拥有这个f值的**最小的** $a[i]$
 - $f[1] = 1, a[1] = 1$
 - $f[6] = 2, a[6] = 2$
 - $f[5] = 3, a[5] = 3$

| | | | | | | | | |
|---|---|---|---|---|---|---|---|----|
| a | 0 | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 |
| | 5 | 1 | 2 | 7 | 6 | 3 | 2 | 10 |
| f | 1 | 1 | 2 | 3 | 3 | 3 | 2 | ? |

优化要点

九章算法

- 对于每个f值：1, 2, ..., 记录当前为止拥有这个f值的**最小的** $a[i]$
 - $f[1] = 1, a[1] = 1$
 - $f[6] = 2, a[6] = 2$
 - $f[5] = 3, a[5] = 3$



思考：为什么

- 这个序列($a[1]=1, a[6]=2, a[5]=3$)中，一定是每个数都比下一个小
- 一个新的数 $a[j]$ 来了，它的f值很好算：在序列($a[1]=1, a[6]=2, a[5]=3$)中找到最后一个比它小的数 $a[i]$ ， $f[j]$ 就是 $f[i] + 1$
 - $a[j]=10$ ，找到 $a[5]=3$ ，所以 $f[j] = 3 + 1 = 4$
 - $a[j]=2$ ，找到 $a[1]=1$ ，所以 $f[j] = 1 + 1 = 2$
- 然后用 $a[j]$ 替换序列中的 $a[i]$ 的下一个，因为 $f[j]$ 和它值一样，但 $f[j]$ 更小

二分查找优化

九章算法

- 在序列($a[1]=1, a[6]=2, a[5]=3$)中找到最后一个比它小的数 $a[i]$, $f[j]$ 就是 $f[j] + 1$
- 而序列永远是单调增的
- 所以可以二分查找
- 序列长度 $\leq N$, 因为最长上升子序列长度 $\leq N$
- 每次查找时间复杂度 $O(\log_2 N)$
- 总的时间复杂度 $O(N \log_2 N)$



LintCode 623 K Edit Distance

九章算法

- 题意：
- 给定 N 个字符串，以及目标字符串 $Target$
- 问哪些字符串和 $Target$ 的编辑距离不大于 K
- 一次编辑包括插入一个字符或删除一个字符或修改一个字符
- 例子：
- 输入：
 - $A = ["abc", "abd", "abcd", "adc"]$
 - $Target = "ac"$
 - $K = 1$
- 输出： $["abc", "adc"]$

题目分析

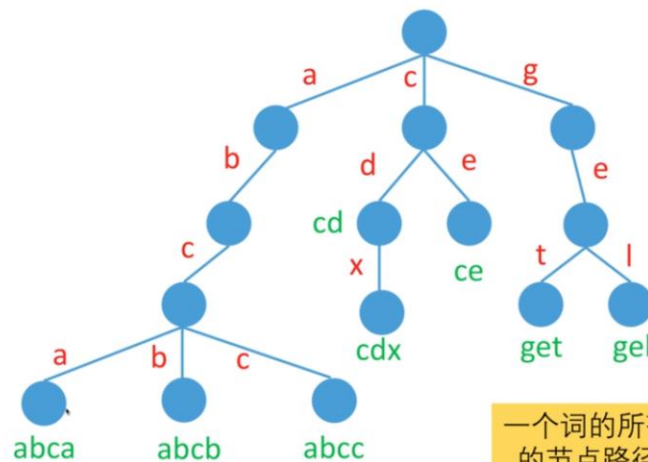
九章算法

- 这题和Edit Distance非常类似，只是要求多个字符串和 $Target$ 的最小编辑距离
- 可以依次求每个字符串 s 和 $Target$ 的最小编辑距离
 - 设 $f[i][j]$ 为 s 前 i 个字符 $s[0..i-1]$ 和 $Target$ 前 j 个字符 $Target[0..j-1]$ 的最小编辑距离
- 存在重复计算
 - 如果给定的字符串是 $"abca", "abcb", "abcc"$
 - 三个字符串的前3个字符都一样
 - $"abca"$ 前0~3个字符和 $Target$ 前0~ n 个字符的最小编辑距离
 - $"abcb"$ 前0~3个字符和 $Target$ 前0~ n 个字符的最小编辑距离
 - $"abcc"$ 前0~3个字符和 $Target$ 前0~ n 个字符的最小编辑距离

重复计算了3次

- 如何避免重复计算
- 如果几个字符串共享一段前缀，他们对应的 $f[i][j]$ 可以共享，即只计算一次
- 如何知道哪些字符串共享前缀？如何共享 $f[i][j]$ ？
- 数据结构Trie：字母树

字母树



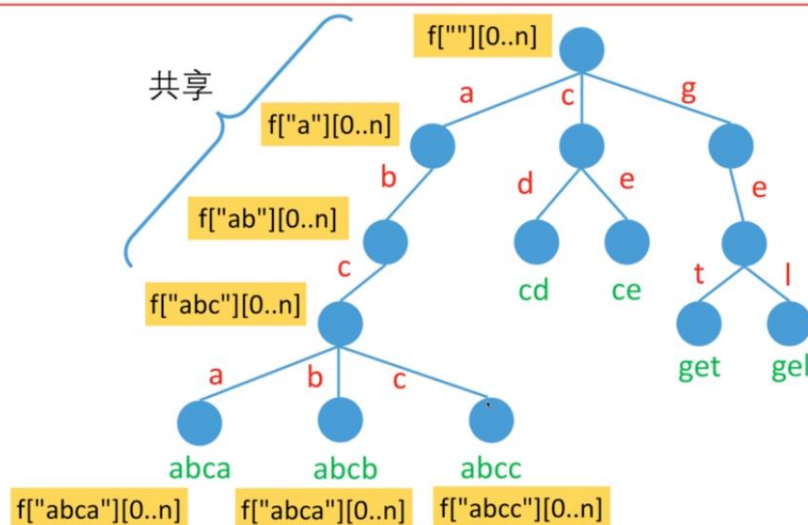
一个词的所有前缀就是从根到这个词的节点路径上形成的所有的字符串

动态规划组成部分一：确定状态

- 在Edit Distance一题中，状态是 $f[i][j]$ 为A前i个字符 $A[0..i-1]$ 和Target前j个字符 $Target[0..j-1]$ 的最小编辑距离
 - 设Target长度是n
 - A每个前缀和Target所有前缀的最小编辑距离是：
 - $f[0][0] \sim f[0][n]$
 - $f[1][0] \sim f[1][n]$
 - $f[2][0] \sim f[2][n]$
 - ...
- 现在，因为有多字符串 A_1, A_2, \dots ，我们可以将用 $f[\text{前缀}][j]$ 表示一个前缀和Target前j个字符的最小编辑距离

动态规划组成部分一：确定状态

九章算法



动态规划组成部分二：转移方程

九章算法

- 设 $f[s_p][j]$ 为前缀 s_p (即节点 P 对应的字符串) 和 $Target$ 前 j 个字符 $Target[0..j-1]$ 的最小编辑距离
- 设 P 的父亲是 Q

$$f[s_p][j] = \min\{f[s_p][j-1]+1, f[s_q][j-1]+1, f[s_q][j]+1, f[s_q][j-1] | s_p[last]=Target[j-1]\}$$



动态规划组成部分三：初始条件和边界情况

九章算法

- 设 $f[s_p][j]$ 为前缀 s_p (即节点 P 对应的字符串) 和 $Target$ 前 j 个字符 $Target[0..j-1]$ 的最小编辑距离
- 初始条件：一个空串和一个长度为 L 的串的最小编辑距离是 L
 - $f[s_{root}][j] = f[""][j] = j$ ($j = 0, 1, 2, \dots, n$)
 - $f[s_p][0] = \text{length}(s_p)$

- 初始化 $f[s_{root}][0] \sim f[s_{root}][n]$
- 按照字母树深度优先搜索顺序计算每个 $f[s_p][0] \sim f[s_p][n]$
- 答案是满足 $f[s_p][n] \leq K$ 且 s_p 为一个给定的单词的节点 P 的个数
- 时间复杂度（计算步数） $O(\text{前缀个数} * N)$ ，空间复杂度（数组大小） $O(\text{前缀个数} * N)$

序列+哈希表

- 在序列+状态型动态规划中，如果状态数过多，直接开数组会空间过大
- 在实际操作中，可以用哈希表来存储可能达到的状态
- 节省空间



LintCode 622 Frog Jump

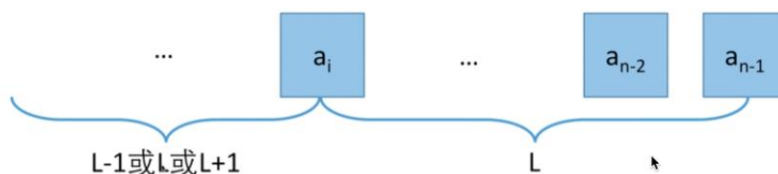
- 题意：
- 有一条小河上有 N 个石头，位置依次在 $a_0 < a_1 < \dots < a_{n-1}$
- 有一只青蛙在第一个石头上
- 青蛙一开始可以向右跳距离为1
- 它必须一直向右跳，并且落在石头上
- 如果上次跳的距离是 L ，这次跳的距离可以是 $L-1$, L 或者 $L+1$
- 问能否到达最后一个石头

- 例子：
- 输入：[0,1,3,5,6,8,12,17]
- 输出：true ($0 \rightarrow 1 \rightarrow 3 \rightarrow 5 \rightarrow 8 \rightarrow 12 \rightarrow 17$)

动态规划组成部分一：确定状态

九章算法

- 最后一步：如果可以跳到最后一个石头 a_{n-1} ，考虑最后跳的一步 L
- 青蛙一定是从某块石头 $a_i = a_{n-1} - L$ 跳过来的
- 所以考虑是否能跳到 a_i
- 但是倒数第二跳只能是 $L-1, L$ 或者 $L+1$



子问题

九章算法

- 要求是否能最后一跳 L 跳到最后一个石头 a_{n-1}
- 需要知道能否最后一跳 $L-1, L$ 或者 $L+1$ 跳到石头 $a_i = a_{n-1} - L$
- 子问题
- 状态：设 $f[i][j]$ 表示是否能最后一跳长度 j 跳到石头 a_i
- 坐标+状态型动态规划

动态规划组成部分二：转移方程

九章算法

- 设 $f[i][j]$ 表示是否能最后一跳 j 跳到石头 a_i
- 设上一块石头是 $a_k = a_i - j$ ，可以通过一个哈希表($a_k \rightarrow k$)快速找到 k

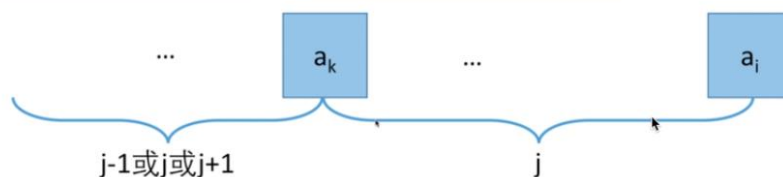
不需要枚举

$$f[i][j] = f[k][j-1] \text{ OR } f[k][j] \text{ OR } f[k][j+1] \mid a_k = a_i - j$$

能最后一跳 $j-1$ 跳到石头 a_k

能最后一跳 j 跳到石头 a_k

能最后一跳 $j+1$ 跳到石头 a_k



动态规划组成部分三：初始条件和边界情况



- 因为第一步跳的距离是1，一直向右跳，最多跳N-1步，所以一步最大跳跃距离是N-1
- 简单情况：如果只有一块石头，直接输出TRUE
- 如果石头1和石头0距离不是1，直接输出FALSE
- 第一步跳跃距离必须是1： $f[1][1] = \text{TRUE}$, $f[1][2] = \dots = f[1][N-1] = \text{FALSE}$

动态规划组成部分四：计算顺序



- $f[1][1], f[1][2], \dots, f[1][N-1]$
- ...
- $f[N-1][1], f[N-1][2], \dots, f[N-1][N-1]$
- 如果 $f[N-1][1], f[N-1][2], \dots, f[N-1][N-1]$ 中有任何一个是true，答案是true，否则是false
- 时间复杂度 $O(N^2)$ ，空间复杂度 $O(N^2)$ ，不能用滚动数组优化，因为 $f[i][j]$ 有可能依赖之前任何一个 $f[h][k]$

优化：动态规划加哈希表



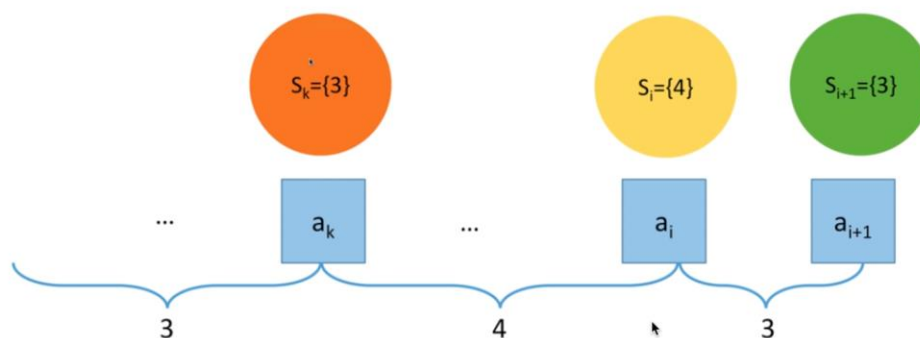
- 在实际操作中，可以到达一个石头的最后一跳的值经常很少
 - 即 $f[i][1..N-1]$ 中很多都是FALSE
 - 没有必要计算，因为只关心 $f[i][j]=\text{TRUE}$ 的i和j
- $f[i][j] = f[k][j-1] \text{ OR } f[k][j] \text{ OR } f[k][j+1] \mid a_k = a_i - j$
- 反过来想，如果已知 $f[k][j]=\text{TRUE}$ ，即可以最后一跳j到达石头 a_k
Handwritten note: $f[a_k - j - 1][j-1] = \text{TRUE}$
- 则可以跳到 $a_k + j - 1$, $a_k + j$ 和 $a_k + j + 1$ ，如果那里恰好有石头的话
Handwritten note: $f[a_k + j - 1][j] = \text{TRUE}$

索取型与贡献型

动态规划加哈希表

九章算法

- 我们用一个集合 S_i 保存能跳到一个石头 a_i 的可能的最后一跳
 - 其实就是原来的转移方程中 $f[j][i] = \text{TRUE}$ 的那些 j



优化：动态规划加哈希表

九章算法

- 枚举每一个在集合 S_i 中的 L ，从石头 i 尝试往后跳 $L-1, L, L+1$
- 如果跳了 M 距离之后有一个石头 j ，则把 M 加到 S_j 中，表示可以最后一步跳 M 到达石头 j
 - 也就是 $f[j][M] = \text{TRUE}$
- 实际使用空间小



LintCode 436: Maximal Square

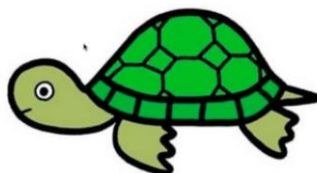
九章算法

- 题意：
- 给定一个 $m \times n$ 的网格，每个格子里都是0或者1
- 求一块最大的全由1组成的正方形
- 输出面积

| | 0 | 1 | 2 | 3 | 4 |
|---|---|---|---|---|---|
| 0 | 0 | 1 | 1 | 1 | 0 |
| 1 | 0 | 1 | 1 | 1 | 1 |
| 2 | 1 | 1 | 1 | 1 | 0 |
| 3 | 0 | 0 | 1 | 0 | 0 |

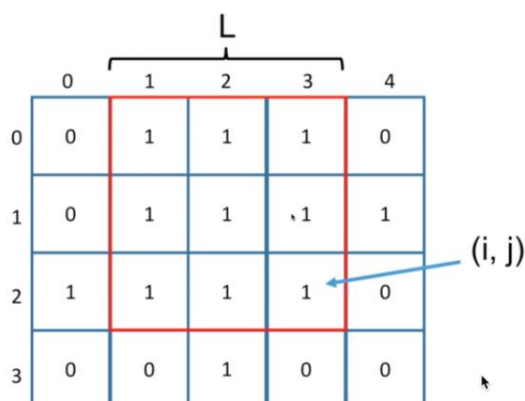
- 枚举左上角，枚举右下角，检查内部是否全是1
- 左上角和右下角各有 $O(M*N)$ 种可能性，内部大小也是 $O(M*N)$ 级别
- 时间复杂度 $O(M*N*M*N*M*N)$

太慢



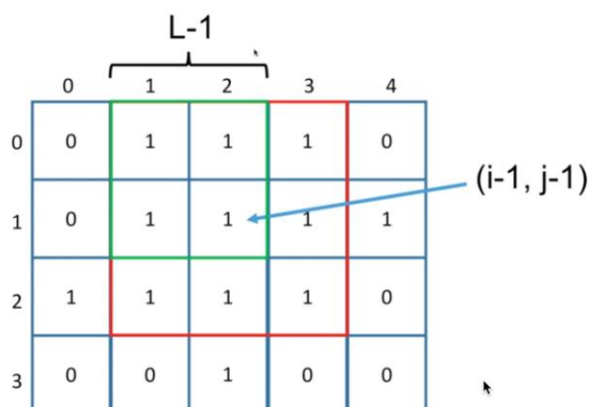
动态规划组成部分一：确定状态

- 最大的全1正方形，要么是边长为1，要么边长是 $L>1$
- 右下角 (i, j) 肯定是1



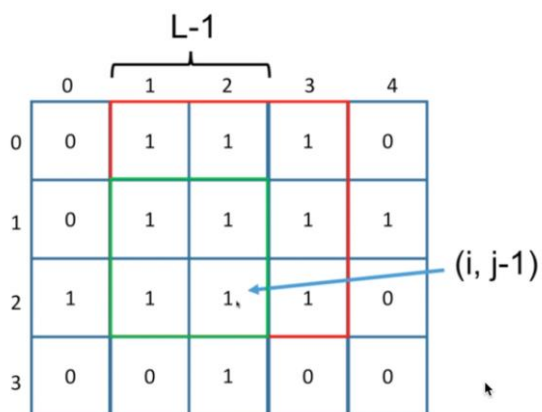
动态规划组成部分一：确定状态

- 以 $(i-1, j-1)$ 为右下角的最大全1正方形边长至少是 $L-1$



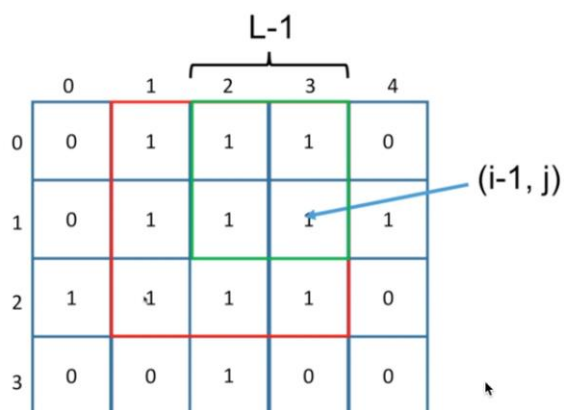
动态规划组成部分一：确定状态

- 以 $(i, j-1)$ 为右下角的最大全1正方形边长至少是 $L-1$



动态规划组成部分一：确定状态

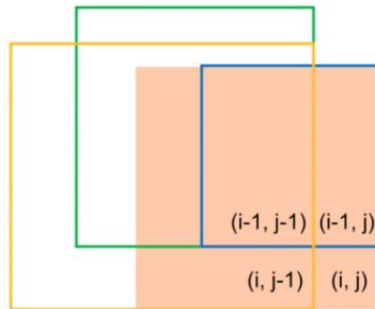
- 以 $(i-1, j)$ 为右下角的最大全1正方形边长至少是 $L-1$



动态规划组成部分一：确定状态



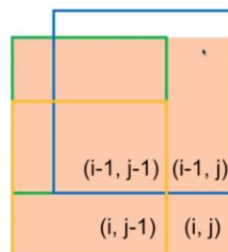
- 换个角度想，如果以 $(i-1, j-1)$, $(i-1, j)$, $(i, j-1)$ 为右下角的最大全1正方形的边长分别是 L_1 , L_2 和 L_3 ，而 (i, j) 格子里是1，那么以 (i, j) 为右下角的最大全1正方形的边长应该是 $\min\{L_1, L_2, L_3\} + 1$



动态规划组成部分一：确定状态



- 换个角度想，如果以 $(i-1, j-1)$, $(i-1, j)$, $(i, j-1)$ 为右下角的最大全1正方形的边长分别是 L_1 , L_2 和 L_3 ，而 (i, j) 格子里是1，那么以 (i, j) 为右下角的最大全1正方形的边长应该是 $\min\{L_1, L_2, L_3\} + 1$



子问题



- 于是，需要求以 $(i-1, j-1)$, $(i-1, j)$, $(i, j-1)$ 为右下角的最大全1正方形的边长
- 而原来是求以 (i, j) 为右下角的最大全1正方形的边长
- 子问题
- 状态：设 $f[i][j]$ = 以 (i, j) 为右下角的最大全1正方形的边长
- 坐标型动态规划

动态规划组成部分二：转移方程



- 设 $f[i][j]$ = 以 (i, j) 为右下角的最大全1正方形的边长

$$f[i][j] = \begin{cases} 0, & \text{如果}(i, j)\text{格是}0 \\ \min\{f[i-1][j], f[i][j-1], f[i-1][j-1]\} + 1, & \text{如果}(i, j)\text{格是}1 \end{cases}$$

动态规划组成部分三：初始条件和边界情况



- $i=0$ 或者 $j=0$, 即最上边一行或最左边一列

$$f[i][j] = \begin{cases} 0, & \text{如果}(i, j)\text{格是}0 \\ 1, & \text{如果}(i, j)\text{格是}1\text{且}i=0\text{或}j=0 \\ \min\{f[i-1][j], f[i][j-1], f[i-1][j-1]\} + 1, & \text{如果}(i, j)\text{格是}1 \end{cases}$$

| | 0 | 1 | 2 | 3 | 4 |
|---|---|---|---|---|---|
| 0 | 0 | 1 | 1 | 1 | 0 |
| 1 | 0 | 1 | 1 | 1 | 1 |
| 2 | 1 | 1 | 1 | 1 | 0 |
| 3 | 0 | 0 | 1 | 0 | 0 |

- 初始条件：空

动态规划组成部分四：计算顺序



- $f[0][0], f[0][1], \dots, f[0][n-1]$
- $f[1][1], f[1][2], \dots, f[1][n-1]$
- ...
- $f[m-1][0], f[m-1][1], \dots, f[m-1][n-1]$
- 答案是 $\max_{i,j} \{f[i][j]^2\}$
- 时间复杂度（计算步数）： $O(MN)$, 空间复杂度（数组大小）： $O(MN)$

- 常见动态规划类型
 - 坐标型动态规划 (20%)
 - 序列型动态规划 (20%)
 - 划分型动态规划 (20%)
 - 区间型动态规划 (15%)
 - 背包型动态规划 (10%)
 - 最长序列型动态规划 (5%)
 - 博弈型动态规划 (5%)
 - 综合性动态规划 (5%)