



算法设计与分析基础 《Introduction to the Design and Analysis of Algorithms》 动态规划

南京大学软件学院

李传艺

lcy@nju.edu.cn

费彝民楼917



简介



■ 动态规划 Dynamic Programming

- 一种“使多阶段决策过程最优”的通用方法
- 一种算法设计技术：时空权衡思想

■ 应用场景

- 如果问题由交叠的子问题组成，并且能够给出子问题的解与给定问题的解之间的递推关系，将子问题逐步分解为更小的子问题，就可以使用动态规划方法、

■ 关键：递推关系 \Rightarrow 递归？

- 区别
 - 递归是保存求解过程中每一个步骤的计算空间，达到停止条件后，逐步退回——自顶向下
 - 动态规划是想直接从停止条件开始往要求解的结果计算，保存的只有中间结果——自底向上
- 共同点
 - 找到递推关系



问题一：最长公共子序列LCS



- ADBCDACBA
- ABCADBACB
- 最长公共子序列：ABCDACB

■ 蛮力解法

- 对某一个序列(长度为m)的所有子串判断是否是另一个序列(长度n)的子串
- 时间复杂度?
 - 每一次检查是O(n)
 - 共有 2^m 个子串
 - $O(n \cdot 2^m)$

■ 递归解法

- 递推关系

$$num[i][j] = \begin{cases} 0 & i = 0 \text{ 或者 } j = 0 \\ 1 + num[i-1][j-1] & i, j > 0, a[i] = b[j] \\ \max\{num[i][j-1], num[i-1][j]\} & i, j > 0, a[i] \neq b[j] \end{cases}$$

- 递归调用树



问题一：最长公共子序列LCS



■ 动态规划解法

- 自底向上求解，使用额外空间记录中间结果
- 计算 $num[i,j]$ 从计算 $num[1,1]$ 开始，保存 $num[i,j]$ ($0 < i < m, 0 < j < n$)所有值

$$num[i][j] = \begin{cases} 0 & i = 0 \text{ 或者 } j = 0 \\ 1 + num[i-1][j-1] & i, j > 0, a[i] = b[j] \\ \max\{num[i][j-1], num[i-1][j]\} & i, j > 0, a[i] \neq b[j] \end{cases}$$

i j	1	2	3	4	5	6	...	m
1								
2								
3								
4								
5								
...								
n								



问题二：计算二次项系数



- $(a+b)^n = C(n,0)a^n + C(n,1)a^{(n-1)}b^1 + \dots + C(n,k)a^{(n-k)}b^k + \dots + C(n,n)b^n$
- 当 $n > k > 0$ 时, $C(n,k) = C(n-1,k-1) + C(n-1,k)$
- 当 $k=0$ 或 $k=n$ 时, $C(n,0) = C(n,n) = 1$
- 直接计算
 - $C(n,k) = n!/k!(n-k)!$
- 递归解法
 - 递归调用树
- 动态规划
 - 计算 $C(n,k)$ 时需要的加法次数?
 - 需要的额外空间?



问题三：计算最短路径



- 国际象棋中车可以水平或竖直一定到同行或同列的任意位置，那么一个车要从棋盘的一个角移动到对角，有多少种最短路径？
 - 设棋盘有 $n \times n$ 的格子
 - 什么是最短路径？：不回头
 - 初等排列组合求解？
 - 在 $2n$ 个步骤中选出 n 个用来横向走，或者
 - 在 $2n$ 个步骤中选出 n 个用来纵向走
 - $C(2n, n)$
 - 动态规划求解？设 $A(r, c)$ 表示横向走了 r 步，纵向走了 c 步
 - $A(r, c) = A(r-1, c) + A(r, c-1)$, $r, c > 0$
 - $r=c=0$ 时 $A(0, 0) = 0$
 - $r=0$ 或 $c=0$, $A(r, 0) = 1$, $A(0, c) = 1$

i j	0	1	2	3	4	5	...	n
0	0	1	1	1	1	1	...	1
1	1							
2	1							
3	1							
4	1							
...	...							
n	1							



问题四：胜率问题



- 考虑A和B两支队伍，正在进行一系列比赛，直到一个队赢了 n 场，比赛才停止。A赢得每一场的概率都是 p ，而输掉的概率是 $q=1-p$ （表示没有平局）。当A队还需要赢 i 场才能赢得系列赛，B队还需要 j 场胜利才赢得系列赛的时候，A队赢得系列赛的概率是 $P(i,j)$ ，请求解 $P(i,j)$
 - $P(i,j)$ 的递推关系公式是什么？
 - 边界是什么？
 - $P(0,0)$ or $P(n,n)$
 - 假设 $n=6$ ，求 $P(6,6)$, $P(6,5)$, $P(5,6)$, $P(5,5)$ ？
 - $P(i,j) = p \cdot P(i+1, j) + q \cdot P(i, j+1)$
 - 课后完成算法的编程实现，计算 $n=10$, $p=0.3$ 时 $P(3,6)$ 的值



问题五：背包问题



- 给定 n 个重量为 w_1, w_2, \dots, w_n ，价值为 v_1, v_2, \dots, v_n 的物品和一个承重为 W 的背包，求这些物品中最有价值的一个子集，并且要能够装到背包中。
- 穷举法
- 动态规划方法
 - 用 $V[i, j]$ 表示前 i 个物品中能够放入承重为 j 的背包的物品总价值，物品重量为 w_1, w_2, \dots, w_i ，价值为 v_1, v_2, \dots, v_i 。
 - 递推关系
 - 前 $i-1$ 个物品能够放入承重为 j 的背包中的最大价值是多少？ $\rightarrow V[i-1, j]$ 和 $V[i, j]$ 之间的关系
 - 两个序列中分别的前 i 个和前 j 个字符中包括的最大公共子串和少一个字符的最大公共子串之间的关系
 - $V[i, j]$ 分为两种情况
 - 第 i 个物品不能放入背包： $j < w_i \rightarrow V[i-1, j]$
 - 第 i 个物品能放入背包： $j \geq w_i$
 - 不放第 i 个物品的最大价值是 $V[i-1, j]$
 - 放第 i 个物品的最大价值是 $v_i + V[i-1, j-w_i]$



问题五：背包问题



- 边界: $V[0,j] = 0$; $V[i,0] = 0$

	0	$j-w_i$	j	W
0	0	0	0	0
$i-1$		$V[i-1,j-w_i]$	$V[i-1,j]$	
i			$V[i,j]$	
n				目标

$$\max\{V[i-1,j], V[i-1,j-w_i] + v_i\}, j \geq w_i$$

- $V[i,j]=$

$$V[i-1,j], j < w_i$$



问题六：马尔可夫模型——定义



■ 马尔可夫系统

- 对有限自动机的扩展：状态集合、状态间转换关系集合（可加权）
- 有一个有限的状态集合： $S=\{s_1, s_2, \dots, s_{|S|}\}$
- 有一个有限的时间序列： $t=\{1, 2, 3, \dots, T\}$
- 在每一个时间点，系统处于一个确定的状态 $z_t \in \{s_1, s_2, \dots, s_{|S|}\}$
- 每个时间点的状态都是随机选择的
- 当前时刻的状态决定了下一个时间点状态的概率分布
 - 状态转换概率矩阵： $A=\{a_{ij} \mid s_i \rightarrow s_j \text{ 转换的概率}, 0 < i, j < |S|\}$
 - 开始状态概率： $\pi \in R^{|S|}$

■ 例子：天气变化模型，晴天、阴天、雨天、多云



问题六：马尔可夫模型——序列概率



- 给定一个马尔可夫系统，观测到 $\vec{z} = \{z_1, z_2, \dots, z_t, \dots, z_T\}$ 的概率
 - $P(\vec{z})$
 - $= P(z_1, z_2, \dots, z_t, \dots, z_T)$
 - $= P(z_1, z_2, \dots, z_t, \dots, z_{T-1}) * P(z_T | z_1, z_2, \dots, z_t, \dots, z_{T-1})$
 - $= P(z_1, z_2, \dots, z_{T-2}) * P(z_{T-1} | z_1, z_2, \dots, z_t, \dots, z_{T-2}) * P(z_T | z_1, z_2, \dots, z_t, \dots, z_{T-1})$
 -
 - $= P(z_1) * P(z_2 | z_1) * \dots * P(z_T | z_1, z_2, \dots, z_t, \dots, z_{T-1})$
 - $= P(z_0) * P(z_1 | z_0) * P(z_2 | z_1) * \dots * P(z_t | z_{t-1}) * \dots * P(z_T | z_{T-1})$
 - $= 1 * A_{z_0 z_1} * A_{z_1 z_2} * \dots * A_{z_{T-1} z_T}$
 - $= \prod_{t=1}^T A_{z_{t-1} z_t}$



问题六：马尔可夫模型——特定状态概率



- 给定模型，则 t 时刻观察到状态 $z_t=s$ 的概率
 - $P(z_t=s)$
 - 设长度为 t 的状态序列 Z 是一个以 $z_t=s$ 结尾的序列，则
 - $P(z_t=s)=\sum_{Z \text{ 所有可能的情况}} P(Z)$
- 蛮力解法
 - 罗列 Z 所有可能的序列
 - 求每一个 $P(Z)$
 - 求和
- 巧妙解法：动态规划



问题六：马尔可夫模型——动态规划解法（1）



- 给定模型，则 t 时刻观察到状态 $z_t=s$ 的概率
- 如果知道 $t-1$ 时刻处于某个状态 s_i 的概率，那么 $z_t=s_j$ 的概率如何表示？

t-2	S1	S2	...	Sn	...	S s
t-1	S1	S2	...	Sn	...	S s
t	S1	S2	...	Sj	...	S s

Diagram illustrating the state transition from $t-1$ to t . Red arrows show the transition from $S1$ and Sn at $t-1$ to Sj at t . A vertical arrow also points from Sn at $t-1$ to Sj at t .

$$\begin{aligned} P(z_t = s_j) &= \sum_{i=1}^{|s|} P(z_t = s_j \wedge z_{t-1} = s_i) \\ &= \sum_{i=1}^{|s|} P(z_t = s_j | z_{t-1} = s_i) * P(z_{t-1} = s_i) \\ &= \sum_{i=1}^{|s|} a_{ij} * P(z_{t-1} = s_i) \end{aligned}$$



问题六：马尔可夫模型——动态规划解法（2）



■ 表格扩展

t	$P(z_t = s_1)$...	$P(z_t = s_i)$...	$P(z_t = s_{ S })$
0					
1					
...					
T					

Diagram illustrating the extension of the table for dynamic programming. Red arrows show the flow of information from the previous time step (t-1) to the current time step (t) for each state s_i.

$$P(z_t = s_j) = \sum_{i=1}^{|S|} a_{ij} * P(z_{t-1} = s_i)$$

$$P(z_1 = s_j) = \sum_{i=1}^{|S|} a_{01} * P(z_0 = s_i) \quad P(z_0 = s_i) = \begin{cases} 1, & \text{以 } s_i \text{ 为开始状态} \\ 0, & \text{不以 } s_i \text{ 为开始状态} \end{cases}$$



作业题：两个字符串最小编辑距离



- 给定两个字符串A和B，求字符串A至少经过多少步字符操作变成字符串B。允许的操作有：
 - 删除一个字符
 - 插入一个字符
 - 修改一个字符
- 用 $edit[i][j]$ 表示A串和B串的编辑距离

$$edit[i][j] = \begin{cases} 0 & i = 0, j = 0 \\ j & i = 0, j > 0 \\ i & i > 0, j = 0 \\ \min(edit[i-1][j]+1, edit[i][j-1]+1, edit[i-1][j-1]+flag) & i > 0, j > 0 \end{cases}, \text{ 其中}$$
$$flag = \begin{cases} 0 & A[i] = B[j] \\ 1 & A[i] \neq B[j] \end{cases}$$



谢谢！