# 求解最长上升子序列的快速算法

Shuxin Chen, 2015013229

2017年3月10日

### 1 问题简介

#### 1.1 概述

最长上升子序列,又称最长单调递增子序列(Longest Increasing Subsequence,简称 LIS),是一种经典的动态规划问题。这里的**单调递增**指的是严格的递增,即  $\forall i,j$  若 i < j 则 a[i] < a[j]。本文从一种比较容易想到的,时间复杂度为  $\Theta(n^2)$  的算法开始,逐步挖掘状态之间内在的联系,得出两种不同的时间复杂度为  $\Theta(n \log n)$  的算法。

#### 1.2 变量定义

- n: 我们考虑的问题的规模为 n, 即任意给定 n 个正整数(因为最长上升子序列考虑的是数之间的相对大小,所以不妨规定它们均为正整数),组成一个长度为 n 的序列,我们要给出这个序列的最长上升子序列。
- *a*[]:数组 *a* 表示这个长度为 *n* 的序列。
- f[]: 数组 f 表示每一个 a 中的元素对应的 LIS 的长度。
- parent[]:数组 parent 表示前驱状态,即 parent[i]表示以 a[i]结尾的 LIS,它的倒数第二项的位置编号。若可能的以 a[i]结尾的 LIS 有多个,那么 parent[i]的取值也会有多个。这里我们规定,可以取任意一个值,这样影响的只是最后求出的答案(因为可能有多个 LIS),而不会影响 LIS 的长度。

#### 2 朴素的动态规划算法

假设当前已经计算过了前 i-1 个数的 LIS, 在数组中也存放了相应的值。此时,对于 a[i] 这个数,我们可以遍历它之前的每一个数 a[j],如果 a[j] < a[i],那么 a[j] 就可以作为 a[i] 的前一项。在所有可行的 j 中取出 f[j] 最大的那一个  $j_0$ ,那么以 a[i] 结尾的 LIS 的前一项即为  $a[j_0]$ 。若没有可行的 j,则规定  $j_0 = -1$ 。因此我们有如下的状态转移方程:

$$f[i] = \max_{\substack{1 \le j < i \\ a[j] < a[i]}} \{f[j]\} + 1$$

对于 parent 数组的计算,根据前面 jo 的定义,我们有

$$parent[i] = j_0$$

整个算法的时间复杂度为  $\Theta(n^2)$ 。

### 3 离散化优化

在 1.2 节中我们提到过,我们考虑的是 n 个正整数之间的相对大小,这 n 个数具体的 值并不重要。

设集合  $S = \{x | 1 \le x \le n, x \in \mathbb{N}^+\}$ ,我们构造一个单射  $f : \mathbb{N}^+ \to S$ ,使得映射后的值仍然保持相对大小不变,但是它们的绝对大小被控制在 S 中。比较简单的一种映射方法就是,将数组 a 中最小的元素(们)映射到 1,次小的元素(们)映射到 2,以此类推。

当这 n 个数的大小都被控制在有限的范围内时,我们定义一个新的数组 g[] ,这个数组将会大幅度优化算法的时间复杂度。

• g[]:数组 g 以另一种方式存储了 a 中的元素对应的 LIS 长度,即 g[i] 表示以元素 i 结尾的 LIS 的长度(在 a 中可能有多个元素,它们的值都是 i,但下标最大的那个元素的 LIS 一定不劣于其余元素,g[i] 存储的即为这个下标最大的元素的 LIS 的长度)。

根据数组 g 的定义, 我们可以改写状态转移方程:

$$f[i] = \max_{1 \le j < a[i]} \{g[j]\} + 1$$
 
$$g[a[i]] = \max\{g[a[i]], f[i]\}$$

根据状态转移方程, 我们可以把问题抽象成以下的模型:

• 给定一个长度为 n 的数组、初始每个元素均为 0,需要支持两种操作。

- 操作 1, 求出前缀最大值。
- 操作 2,将某一个元素修改成不小于当前值的某一个值。

这是一个经典的线段树(segment tree)或树状数组(Fenwick tree)问题,时间复杂度为  $\Theta(n\log n)$ 。尤其是树状数组,常数小,代码短,易编写。但这两种数据结构我们并没有在课堂中学过,那么有没有一种只使用最基础的数据结构——数组和简单的辅助算法就能在  $\Theta(n\log n)$  时间内完成动态规划的算法呢?

#### 4 二分查找优化

我们定义一个新的数组 h[],这个数组存储了当前不同长度的上升子序列 (Increasing Subsequence, 简称 **IS**)。

• h[]:将当前所有长度为 k 的 IS 中,选出那个结尾元素最小的 IS,并将这个结尾元素 存放在 h[k] 中。

根据数组 h 的定义, 我们可以得到以下定理:

**定理 4.1.** 设当前已经计算过了前 i-1 个数的 LIS, 此时 LIS 的最长长度不会超过 i-1, 不妨设其为  $k_{max}$ 。那么数组 h 中只有 h[1] 到  $h[k_{max}]$  有值,其余元素均为  $\theta$ 。此时, $\forall 1 \leq k_0 < k_{max}$ ,有  $h[k_0] < h[k_0+1]$ 。

**证明.** 使用反证法。假设  $\exists 1 \leq k_0 < k_{max}$ ,有  $h[k_0] \geq h[k_0+1]$ 。那么取出长度为  $k_0+1$ ,结尾元素为  $h[k_0+1]$  的 IS,设其为  $elem_1, elem_2, \ldots, elem_{k_0+1}$ 。那么它的前  $k_0$  项也是一个 IS,且有  $elem_{k_0} < elem_{k_0+1}$ 。但根据数组 h 的定义,有  $elem_{k_0} \geq h[k_0] \geq h[k_0+1] = elem_{k_0+1}$ ,矛盾。因此**定理 4.1** 成立。

定理 4.1 告诉我们,数组 h 是严格单调递增的。假设当前已经计算过了前 i-1 个数的数组 f 和 h,并补充  $h[0] = -\infty$ ,我们改写状态转移方程:

$$f[i] = \max_{\substack{0 \leq k \leq k_{max} \\ a[i] > h[k]}} \{k\} + 1$$

由于数组 h 的单调性,我们可以在数组 h 中二分查找最大的 k 值,这样每一个 f[i] 就可以在  $\Theta(\log n)$  时间内求出。

求出了 f[i] 后,我们要对数组 h 进行更新。此时会分成两种情况。

- 1. 若  $k = k_{max}$ ,那么以 a[i] 结尾的 LIS 的长度超过了之前的最大长度,因此我们需要将  $k_{max}$  的值增加 1,并把 a[i] 记录到  $h[k_{max}]$  中。
- 2. 若  $k < k_{max}$ ,那么以 a[i] 结尾的 LIS 的长度为 k+1,我们将 a[i] 的值与 h[k+1] 进行比较,并将两者中较小的值赋给 h[k+1]。

无论是上面的哪一种情况,时间复杂度均为  $\Theta(1)$ 。数组 f 和 h 已经可以得出 LIS 的长度,我们还需要求出数组 parent 来得到具体的 LIS,也会分成两种情况。

- 1. 若 k = 0, 那么 parent[i] = 0, 表示以 a[i] 结尾的 LIS 只有一个元素即为本身,它没有前驱元素。
- 2. 若 k > 0,那么 a[i] 的前驱元素应该为二分查找位置的前一个元素,即 parent[i] = id(h[k-1]),id(elem) 表示取元素 elem 在数组 a 中的位置,这个值可以在修改数组 h 时同时记录,时间复杂度为  $\Theta(1)$ 。

它的时间复杂度同样是  $\Theta(1)$ ,因此对于每一个 i 求出上面三个数组的时间为  $\Theta(\log n)$ ,总时间复杂度即为  $\Theta(n\log n)$ 。

## 5 测试

我们在如下环境中测试第4节中的优化算法。

• 操作系统: macOS Sierra 10.12.3

• 处理器: 2.5 GHz Intel Core i7

• 内存: 16GB 1600MHz DDR3

• 编辑器: Xcode 8.0 8A218a (Release)

• 编译环境: clang-800.0.38

测试分为两种,对于固定的 n,第一种是对随机生成的数组 a 计算出 LIS,称为 norm 测试;第二种是对最坏情况下的数组 a (即元素单调递增) 计算出 LIS,成为 extra 测试。测试的项目为算法的纯运行时间,不包括创建数组和输出输出的时间,记录在下面的表格中。

n	norm	extra	extra/norm
1000	0.000s	0.000s	/
10000	0.000s	0.000s	/
100000	0.005s	0.009s	1.800
1000000	0.058s	0.115s	1.983
10000000	0.752s	1.430s	1.902
100000000	10.244s	19.663s	1.919
200000000	23.294s	45.967s	1.973

对于 norm 测试, 它的实际运行时间基本符合  $\Theta(n\log n)$  的理论复杂度; 对于 extra 测试, 它的实际运行时间大约为 norm 测试的 1.9 倍,即多了一个 1.9 的常数,说明随机序列和最坏序列的时间复杂度是一致的。

## 6 总结

以前都没有仔细证明过  $\Theta(n \log n)$  算法的正确性。这次自己证出来了,很高兴。