

LIS 最长上升子序列详解

一. 摘要

关于LIS部分，重点讲一下LIS的概念定义和理解，以及求LIS的两种方法，分别是 $O(n^2)$ 的动态规划方法， $O(n\log n)$ 的二分+贪心法，最后附上几道非常经典的LIS的例题。

二. LIS的定义

最长上升子序列（*Longest Increasing Subsequence*），简称LIS。有些情况求的是**最长不下降子序列**，二者区别就是序列中是否可以有相等的数。

假设我们有一个序列 b 数组，当 $b_1 < b_2 < \dots < b_N$ 的时候，我们称这个序列是上升的。

对于给定的一个序列 a_1, a_2, \dots, a_N ，我们也可以从中得到一些上升的子序列 $a[i_1], a[i_2], \dots, a[i_K]$ ，这里 $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_K \leq N$ ，但必须按照从前到后的顺序。比如，对于序列1, 7, 3, 5, 9, 4, 8，我们就会得到一些上升的子序列，如(1, 7, 9), (3, 4, 8), (1, 3, 5, 8)等等，而这些子序列中最长的（如子序列1, 3, 5, 8），它的长度为4，因此该序列的最长上升子序列长度为4。

略有点好抽象，详细地解释下，如下：

首先需要知道，**子串**和**子序列**的概念，我们以**字符串子串**和**字符串子序列**为例，更为形象，也能顺带着理解字符串的子串和子序列

(1) 字符串子串指的是字符串中**连续**的 n 个字符，如 $abcdefg$ 中， ab , cde , fg , $abcdefg$ 等都属于它的字串。

(2) 字符子序列指的是字符串中**不一定连续但先后顺序一致**的 n 个字符，即不可改变其前后顺序。如 $abcdefg$ 中， acd , g , bdf 属于它的子序列，而 bac , $dbfg$ 则不是，因为它们与字符串的字符顺序不一致。

知道了这个，数组的子序列就很好明白了。这样的话，最长上升子序列也很容易明白了。

归根结底还是子序列，然后子序列中，按照上升顺序排列的最长的就是我们最长上升子序列了

还有一个非常重要的问题：请大家用集合的观点来理解这些概念，子序列、公共子序列以及最长公共子序列都不唯一，但很显然，**对于固定的数组，虽然LIS序列不一定唯一，但LIS的长度是唯一的**。再拿我们刚刚举的栗子来讲，给出序列1, 7, 3, 5, 9, 4, 8，易得最长上升子序列长度为4，这是确定的，但序列可以为(1, 3, 5, 8)，也可以为(1, 3, 5, 9)。

三. LIS的求解方法

这里详细介绍一下求LIS的两种方法，分别是 $O(n^2)$ 的动态规划， $O(n\log n)$ 的二分+贪心法

解法1：动态规划DP：

我们都知道，动态规划的一个特点就是当前解可以由上一个阶段的解推出【无后效性】，由此，把我们要求的问题简化成一个更小的子问题。子问题具有相同的求解方式，只不过是规模小了而已。

最长上升子序列就符合这一特性。我们要求 n 个数的最长上升子序列，可以求前 $n - 1$ 个数的最长上升子序列，再跟第 n 个数进行判断。

求前 $n - 1$ 个数的最长上升子序列，可以通过求前 $n - 2$ 个数的最长上升子序列.....直到求前1个数的最长上升子序列，此时LIS当然为1。

让我们举个例子：求 2, 7, 1, 5, 6, 4, 3, 8, 9 的最长上升子序列。我们定义 dp 数组 $i \in [1, n]$ 来表示**前 i 个数以当前元素结尾的最长上升子序列长度**。

前1个数，2前面没有数字， $dp[1] = 1$ ，当前的最长上升子序列为2；

前2个数，7前面有2，小于7， $dp[2] = dp[1] + 1 = 2$ ，当前的最长上升子序列为2, 7

前3个数，在1前面没有比1更小的，1自身组成长度为1的子序列 $dp[3] = 1$ ，子序列为1

前4个数，在5前面有2小于5， $dp[4] = dp[1] + 1 = 2$ ，子序列为2, 5

在5前面有1小于5， $dp[4] = dp[3] + 1 = 2$ ，子序列为2, 5

前5个数，6前面有2, 1, 5，均小于6，其中最大的是 $dp[5] = dp[4] + 1 = 3$ ，子序列为2, 5, 6

前6个数，4前面有2, 1，均小于4，其中最大的是 $dp[6] = dp[1] + 1 = 2$ ，子序列为2, 4

前7个数，3前面有2, 1，均小于3，其中最大的是 $dp[7] = dp[1] + 1 = 2$ ，子序列为2, 3

前8个数，8前面有2, 7, 1, 5, 6, 4, 3，均小于8，其中最大的 $dp[8] = dp[5] + 1 = 4$ ，子序列为2, 5, 6, 8

前9个数，9前面有2, 7, 1, 5, 6, 4, 3, 8，均小于9，其中最大的 $dp[9] = dp[8] + 1 = 5$ ，子序列为2, 5, 6, 8, 9

将 dp 数组中求出其中的最大值，我们可以看出这9个数的LIS为 $dp[9] = 5$

执行策略：

1.输入原始数组 a 数组 和 存放以各个元素结尾的LIS长度 dp 数组 及相关变量

2.初始化 dp 数组，全部赋值为1

3.双重循环，第一层循环遍历每一个元素 i ，第二层循环遍历 i 元素前面的元素 j

4.如果 $a[i] > a[j]$ ，则表明当前元素可以拼接到第 j 个元素后面，即 $dp[i] = dp[j] + 1$

但此时不是100%更新， $dp[j]$ 非常小可能还不如原来的 $dp[i]$ ，需要和 $dp[i]$ 原始的值去做比较，需要更新取最大。

如果 $a[i] < a[j]$ ，则表明当前元素不可以拼接到第 j 个元素后面，即 $dp[i]$ 保持不变，那就不用写了

5.最后求 dp 数组中的最大值即可

总结一下， $dp[i]$ 就是以 $a[i]$ 结尾的，找 $a[i]$ 之前的并且比 $a[i]$ 要小的元素 $a[x]$ ，在其最长上升子序列的基础上 $dp[x] + 1$

当 $a[i]$ 之前没有比 $a[i]$ 更小的数时， $dp[i] = 1$ 。

所有的 $dp[i]$ 里面最大的就是最长上升子序列。

```

1  #include<bits/stdc++.h>
2  using namespace std;
3  int a[5005] , n , dp[5005];
4  int main(){
5
6      cin >> n;
7      for(int i=1;i<=n;i++){
8          cin >> a[i];
9          dp[i]=1;
10     }
11     // dp
12     for(int i=1;i<=n;i++){
13         for(int j=1;j<i;j++){
14             if(a[i]>a[j]){ // 当前元素大于前面的元素，即可以进行拼接
15                 dp[i] = max(dp[i] , dp[j]+1);
16             }
17         }
18     }
19     int mmax = 0;
20     for(int i=1;i<=n;i++) mmax = max(mmax , f[i]);
21     cout << mmax;
22
23     return 0;
24 }
25

```

这个算法的时间复杂度为 $O(n^2)$ ，并不是最优的算法。在限制条件苛刻的情况下，这种方法行不通。

解法2：贪心+二分

首先，为什么会有贪心的思路呢？

大家可以思考一下怎么样把 LIS 的长度扩大？

对于一个上升子序列，显然其结尾元素越小，越有利于在后面接其他的元素，也就越可能变得更长。

所以我们需要尽量把构成 LIS 选择的数据尽可能的降低

例如 $1 - 2 - 3$ 和 $9 - 10 - 11$ ，它们的 LIS 均为3，但是很明显前一个更具备可操作性，更有可扩展性

那如何实现呢？

新建一个 b 数组， b 数组存放目前构成最长上升子序列的元素，但注意这是可能存在的序列！！！，不一定是正确的最长上升子序列

只需要维护 b 数组，需要先取变量 a 数组

如果 $a[i] >$ 当前 b 数组最后一个元素【也是构成 LIS 下的最大值】，就把 $a[i]$ 接到当前 b 数组后面

否则，就用 $a[i]$ 去更新 b 数组。具体方法是，在 b 数组中找到第一个大于等于 $a[i]$ 的元素 $b[j]$ ，用 $a[i]$ 去更新 $b[j]$

以下序列 a 数组= 3, 1, 2, 6, 4, 5, 10, 7为例，求 LIS 长度。

定义一个 b 数组来储存可能的排序序列， len 为 LIS 长度。我们依次把 $a[i]$ 有序地放进 b 数组里， i 的范围就从1 n 表示第 i 个数。

$a[1] = 3$, 因为是第一个元素, 无脑把3放进 $b[1]$, 此时 b 数组为3, 此时 $len = 1$, 末尾是3
 $a[2] = 1$, 因为1比3小, 所以可以把 $b[1]$ 中的3替换为1, 此时 $b[1] = 1$, 此时 $len = 1$, 最小末尾是1
 $a[3] = 2$, 因为2大于1, 就把2放进去, $len++$, $b[2] = 2$, 此时 b 数组为1, 2, $len = 2$
 $a[4] = 6$, 因为6大于2, 就把6放进去, $len++$, $b[3] = 6$, 此时 b 数组为1, 2, 6, $len = 3$
 $a[5] = 4$, 4在2和6之间, 比6小, 可以把6替换为4, 此时 b 数组为1, 2, 4, $len = 3$
 $a[6] = 5$, 因为5大于4, 就把5放进去, $len++$, $b[4] = 5$, 此时 b 数组为1, 2, 4, 5, $len = 4$
 $a[7] = 10$, 因为10大于5, 就把10放进去, $len++$, $b[5] = 10$, 此时 b 数组为1, 2, 4, 5, 10, $len = 5$
 $a[8] = 7$, 7在5和10之间, 比10小, 可以把10替换为7, 此时 b 数组为1, 2, 4, 5, 7, $len = 5$

注意1:

最终我们得出 LIS 长度为5, 但是, 但是!!! b 数组中的序列并不一定是正确的最长上升子序列。

在这个例子中, 我们得到的1 2 4 5 7 恰好是正确的最长上升子序列

下面我们再举一个例子: 有以下序列 $a = 1, 4, 7, 2, 5, 9, 10, 3$, 求 LIS 长度。

大家可以去推导一下

最终 LIS 答案是5, b 数组更新最后为1, 2, 3, 9, 10

但是!! 这里的1, 2, 3, 9, 10很明显不是正确的最长上升子序列。

因此, b 序列并不一定表示最长上升子序列, 它只表示达到最长子序列长度下的排好序的最小序列。

这有什么用呢? 我们最后一步3替换5并没有增加最长子序列的长度, 但很明显降低了数值大小, 更有利于后续数字的加入, 在于记录最小序列, 代表了一种“最可能性”, 只是此种算法为计算 LIS 而进行的一种替换。

注意2:

如果 $a[i] >$ 当前 b 数组最后一个元素【也是构成 LIS 下的最大值】, 就把 $a[i]$ 接到当前 b 数组后面
否则, 就用 $a[i]$ 去更新 b 数组。具体方法是, 在 b 数组中找到第一个大于等于 $a[i]$ 的元素 $b[j]$, 用 $a[i]$ 去更新 $b[j]$

这里为什么是大于等于呢?

举个例子, b 数组目前为1, 4, 7, 如果下一个遍历的元素是4, 如果是大于, 则替换完变成1, 4, 4, 很明显不是 LIS , 所以只能是替换掉4, 这样还是1, 4, 7, 仍然能保持 LIS , 所以是大于等于

优化:

但是如果从头到尾扫一遍 b 数组的话, 时间复杂度仍是 $O(n^2)$ 。

我们注意到 b 数组内部一定是单调不降的, 是有序的, 不需要移动, 只需要替换元素即可。所以我们可以利用二分查找插入的位置, 找出第一个大于等于 $a[i]$ 的元素。

二分 b 数组的时间复杂度的 $O(\lg n)$, 求 LIS 长度的算法复杂度降为了 $O(n \lg n)$

可以使用二分 STL 模板中的 $lower_bound$ 优化最长上升子序列，可以快速找到第一个大于等于目标数字的地址

$lower_bound$ (数组名称 + 起点下标, 数组名称 + 终点下标, 目标值)

但是得到的是地址，需要通过 地址 - 地址 得到对应的下标，即：

$int\ t = lower_bound(\text{数组名称} + \text{起点下标}, \text{数组名称} + \text{终点下标}, \text{目标值}) - \text{数组名称};$

得到下标，直接替换即可， $b[t] = a[i]$

代码：

```
1  #include<bits/stdc++.h> // 万能头文件
2  using namespace std;
3  #define int long long
4  int n , a[100005] , b[100005]; //b数组 储存单调递增可能构成的数列
5  signed main(){
6
7      cin >> n;
8      for(int i=1;i<=n;i++) cin >> a[i];
9      // a[1]是第一个，必然保存，先存到b数组中
10     b[1] = a[1];
11     int id = 1;
12     for(int i=2;i<=n;i++){
13         if( a[i] > b[id] ){
14             id++;
15             b[id] = a[i];
16         }else{
17             // a[i]小于当前b数组中的最大值
18             // 替换掉 b数组中第一个大于等于a[i]的数字
19             // 降低 数字的大小，更有益提升递增单调递增的长度
20             // lower_bound函数的应用，注意减去的b是地址。地址 - 地址 = 下标。
21             int t = lower_bound( b+1 , b+id+1 , a[i] ) - b;
22             b[t] = a[i];
23         }
24     }
25     cout << id;
26     return 0;
27 }
28
```

四. Dilworth狄尔沃斯定理 ----- 记住即可

不上升子序列的个数等于最长上升子序列的长度。

不下降子序列的个数等于最长下降子序列的长度。