

查找序列中最长递增子序列算法（longest strictly-increasing subsequence——LSS）的设计，优化以及其伪代码实现

Part1 :

- 1.核心思路：采取 DP（动态规划）实现对最长严格递增子序列查找
- 2.首先我们给出最长严格递增子序列的定义：在数组 $T a[n]$ 中，if $i < j$ ，则一定有 $a[i] < a[j]$

3.对于算法的分析：

Step1. 引入数组 $dp[i]$ 表示以第 i 个元素为结尾的最长严格递增子序列的长度，由于每个元素最少可以单独形成一个子序列，因此初始值为 $dp[i] = 1, \text{for } 0 \leq i \leq n-1$ （其中 n 为数组的长度）

引入数组 $prev$ ，记录每个元素在最长递增子序列中的 $num[i]$ 的前一个元素的索引，我们将 $prev$ 的所有元素初始化为 -1，故如果 $prev[i] = -1$ ，则 $num[i]$ 是该递增序列的起点

Step2. 对于序列 $\text{vector}<T> \text{ num}$ 中的每个元素 $num[i]$ ，遍历之前的所有元素 $num[j]$ ($1 \leq j < i$)

(1) 如果有 $num[j] < num[i]$ ，则 $dp[i] = \max(dp[i], dp[j] + 1)$ ，同时更新 $prev[i] = j$;

(2) 如果 $num[j] \geq num[i]$ ，则不更新 $dp[i]$ ，

Step3. 遍历整个 dp 数组，取最大值作为最大递增子序列的长度

LSS 的长度 $= \max(dp[k])$ (k 从 0 到 $n-1$)

Step4.回溯输出 LSS，从 dp 数组中找到最大值对应的索引，然后根据 prev 数组从后向前进行回溯，依次记录 LSS 的元素

4.对于算法复杂度的分析：

这种算法的算法复杂度来源于两个方面（循环）

- a. 外层遍历序列的所有元素，代价是 $O(n)$
- b. 内层遍历 num[i]之前的所有元素,代价也是 $O(n)$

所以总体的时间复杂度就是 $O(n^2)$

5. C++伪代码的实现：

```
6 // 输出最长严格递增子序列的具体内容
7 vector<int> findLSS(vector<int>& nums) {
8     int n = nums.size();
9     if (n == 0) return {};
10
11     vector<int> dp(n, 1); // dp 数组，记录 LSS 长度
12     vector<int> prev(n, -1); // prev 数组，记录前一个元素的索引
13     int maxIndex = 0; // LSS 结束位置
14
15     // 动态规划计算 dp[i] 和 prev[i]
16     for (int i = 1; i < n; ++i) {
17         for (int j = 0; j < i; ++j) {
18             if (nums[j] < nums[i] && dp[i] < dp[j] + 1)
19             {
20                 dp[i] = dp[j] + 1;
21                 prev[i] = j;
22             }
23         }
24         // 更新 LSS 的最后一个元素索引
25         if (dp[i] > dp[maxIndex]) {
26             maxIndex = i;
27         }
28     }
29
30     // 回溯构造 LSS
31     vector<int> lss;
32     for (int i = maxIndex; i != -1; i = prev[i]) {
33         lss.push_back(nums[i]);
34     }
35     reverse(lss.begin(), lss.end()); // 反转得到正确顺序
36
37     return lss;
38 }
```

6.对实例的算法分析:

输入; nums = { 10,9,2,5,3,7,101,18 }

LSS 的寻找过程:

1. 初始化:

dp = [1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1]

prev = [-1, -1, -1, -1, -1, -1, -1, -1]

2. 更新 dp 和 prev:

i=1 : num[1] = 9, dp 和 prev 不更新

i=2 : num[2] = 2, dp 和 prev 不更新

i=3 : num[3] = 5 :

j = 2 : num[2] < num[3], 更新 dp[3] = dp[2] + 1 = 2, prev[3] = j = 2

i=4 : num[4] = 3 :

j = 2 : num[2] < num[4], 更新 dp[4] = dp[2] + 1 = 2, prev[4] = 2

i=5 : num[5] = 7 :

j = 3 : num[3] < num[5], 更新 dp[5] = dp[3] + 1 = 3, prev[5] = 3

i=6 : num[6] = 101 :

j = 5 : num[5] < num[6], 更新 dp[6] = dp[5] + 1 = 4, prev[6] = 5

$i=7 : \text{num}[7] = 18 :$

$j = 5 : \text{num}[5] < \text{num}[7], \text{更新 } dp[7] = dp[5] + 1 = 4, \text{prev}[7] = 5$

3. 回溯

从 $\text{maxIndex} = 6$ 开始, $\text{nums}[6] = 101$, 前一元素为 $\text{prev}[6] = 5$

$\text{nums}[5] = 7$, 前一元素为 $\text{prev}[5] = 3$ 。

$\text{nums}[3] = 5$, 前一元素为 $\text{prev}[3] = 2$ 。

得到 LSS 为 [2,5,7,101]

Part2 算法的优化

我们希望通过改进算法,降低算法的复杂度为 $O(n\log n)$,由此我们加入了动态规划+二分查找的方式来改进算法,改进后的算法如下:

1. 核心思路:

- (1).使用一个辅助数组 `sub` 维护当前找到的最长递增子序列 (note: 不一定是最终的递增子序列, 但它的长度与最终结果相同)。
- (2).通过二分查找高效更新 `sub` 的内容。(core)

2.对于算法的分析:

Step1. 对于每个元素 `nums[i]`:

Case1 .如果 `nums[i]` 大于 `sub` 的最后一个元素, 则将 `nums[i]` 添加到 `sub` 中

Case2. 否则, 通过二分查找找到 `sub` 中第一个大于等于 `nums[i]` 的位置, 将其替换为 `nums[i]`, 以保证 `sub` 递增序列尽可能小。

同时维护一个 `parent` 数组, 记录每个元素的前一个元素的索引, 以便回溯出完整的 LSS。

Step2. 使用 `parent` 数组, 从 `sub` 最后一个元素开始回溯, 得到最长严格递增子序列。

3.对于算法复杂度的分析:

优化后的算法的复杂度主要来自两个方面:

- 1. 每次插入或者替换使用二分查找, 时间复杂度减小为 $O(\log n)$

2.遍历所有元素的复杂度不变，仍未 $O(n)$

故此算法的时间复杂度为 $O(n\log n)$,达到了我们预期的效果

4.伪代码的实现:

```
1  vector<int> findLSS(vector<int>& nums) {
2      if (nums.empty()) return {};
3
4      vector<int> sub;          // 存储递增子序列
5      vector<int> subIndex;     // 存储递增子序列对应的原索引
6      vector<int> parent(nums.size(), -1); // 记录每个元素的前一个元素的索引
7
8      for (int i = 0; i < nums.size(); ++i)
9      {
10         int pos = lower_bound(sub.begin(), sub.end(), nums[i]) - sub.begin();
11
12         if (pos == sub.size()) {
13             sub.push_back(nums[i]);
14             subIndex.push_back(i);
15         } else {
16             sub[pos] = nums[i];          // 替换已有元素
17             subIndex[pos] = i;
18         }
19
20         // 更新当前元素的前一个元素的索引
21         if (pos > 0) parent[i] = subIndex[pos - 1];
22     }
23
24     // 回溯构造最长递增子序列
25     vector<int> lss;
26     for (int i = subIndex.back(); i != -1; i = parent[i]) {
27         lss.push_back(nums[i]);
28     }
29     reverse(lss.begin(), lss.end());
30     return lss;
31 }
```

5.对算法的实例分析:

输入数据: $\text{nums} = \{4, 2, 3, 1, 5\}$;

LSS 的寻找过程:

1.初始化:

$\text{sub} = []$: 存储当前递增子序列。

subIndex = []: 存储 sub 中元素的索引。

parent = [-1, -1, -1, -1, -1]: 初始化所有元素为 -1

2. 遍历每个元素并更新状态:

step1. $i = 0$, $nums[0] = 4$

sub 为空, 直接添加 4: $sub = [4]$, $subIndex = [0]$

step2. $i = 1$, $nums[1] = 2$

二分查找 sub, 找到位置 $pos = 0$, 替换 $sub[0]$: $sub = 2$, 更新

$subIndex = [1]$

step3. $i = 2$, $nums[2] = 3$

二分查找 sub, 找到位置 $pos = 1$, 添加 3: $sub = [2, 3]$, 更新 $parent[2]$

$= 1$

step4. $i = 3$, $nums[3] = 1$

二分查找 sub, 找到位置 $pos = 0$, 替换 $sub[0] = 1$: $sub = [1, 3]$,

$subIndex = [3, 2]$

step5. $i = 4$, $nums[4] = 5$

二分查找 sub, 找到位置 $pos = 2$, 添加 5: $sub = [1, 3, 5]$, $subIndex =$

$[3, 2, 4]$, 更新 $parent[4] = 2$

3. 回溯输出 LSS:

从 `subIndex.back() = 4` 开始回溯:

`nums[4] = 5`, 前一元素为 `parent[4] = 2`。

`nums[2] = 3`, 前一元素为 `parent[2] = 1`。

`nums[1] = 2`, 前一元素为 `parent[1] = -1` (回溯结束)。

最终回溯结果为: `[2, 3, 5]`

