

ST 表

定义

max = 14							
max = 14							
max = 13							
max = 0							
0	13	14	4	13	1	5	7

ST 表 (Sparse Table, 稀疏表) 是用于解决 **可重复贡献问题** 的数据结构。

什么是可重复贡献问题?

可重复贡献问题 是指对于运算 opt , 满足 $x \text{ opt } x = x$, 则对应的区间询问就是一个可重复贡献问题。例如, 最大值有 $\max(x, x) = x$, gcd 有 $\text{gcd}(x, x) = x$, 所以 RMQ 和区间 GCD 就是一个可重复贡献问题。像区间和就不具有这个性质, 如果求区间和的时候采用的预处理区间重叠了, 则会导致重叠部分被计算两次, 这是我们所不愿意看到的。另外, opt 还必须满足结合律才能使用 ST 表求解。

什么是 RMQ?

RMQ 是英文 Range Maximum/Minimum Query 的缩写, 表示区间最大 (最小) 值。解决 RMQ 问题有很多种方法, 可以参考 [RMQ 专题](#)。

引入

ST 表模板题

题目大意: 给定 n 个数, 有 m 个询问, 对于每个询问, 你需要回答区间 $[l, r]$ 中的最大值。

考虑暴力做法。每次都对区间 $[l, r]$ 扫描一遍, 求出最大值。

显然, 这个算法会超时。

ST 表

ST 表基于 **倍增** 思想，可以做到 $\Theta(n \log n)$ 预处理， $\Theta(1)$ 回答每个询问。但是不支持修改操作。

基于倍增思想，我们考虑如何求出区间最大值。可以发现，如果按照一般的倍增流程，每次跳 2^i 步的话，询问时的复杂度仍旧是 $\Theta(\log n)$ ，并没有比线段树更优，反而预处理一步还比线段树慢。

我们发现 $\max(x, x) = x$ ，也就是说，区间最大值是一个具有「可重复贡献」性质的问题。即使用来求解的预处理区间有重叠部分，只要这些区间的并是所求的区间，最终计算出的答案就是正确的。

如果手动模拟一下，可以发现我们能使用至多两个预处理过的区间来覆盖询问区间，也就是说询问时的时间复杂度可以被降至 $\Theta(1)$ ，在处理有大量询问的题目时十分有效。

具体实现如下：

令 $f(i, j)$ 表示区间 $[i, i + 2^j - 1]$ 的最大值。

显然 $f(i, 0) = a_i$ 。

根据定义式，第二维就相当于倍增的时候「跳了 $2^j - 1$ 步」，依据倍增的思路，写出状态转移方程： $f(i, j) = \max(f(i, j - 1), f(i + 2^{j-1}, j - 1))$ 。

$\max(\{a_i, \dots, a_{i+2^{j-1}-1}\})$

$\max(\{a_{i+2^{j-1}}, \dots, a_{i+2^j-1}\})$

\parallel

$\max(\{a_i, \dots, a_{i+2^j-1}\})$

以上就是预处理部分。而对于查询，可以简单实现如下：

对于每个询问 $[l, r]$ ，我们把它分成两部分： $[l, l + 2^s - 1]$ 与 $[r - 2^s + 1, r]$ ，其中 $s = \lfloor \log_2(r - l + 1) \rfloor$ 。两部分的结果的最大值就是回答。

$\max = \max(\max_l, \max_r) = 14$

$\max_r = f(4, 2) = 13$

$\max_l = f(2, 2) = 14$

0	13	14	4	13	1	5	7
---	----	----	---	----	---	---	---

根据上面对于「可重复贡献问题」的论证，由于最大值是「可重复贡献问题」，重叠并不会对区间最大值产生影响。又因为这两个区间完全覆盖了 $[l, r]$ ，可以保证答案的正确性。

模板代码

ST 表模板题

C 风格

```
1  #include <algorithm>
2  #include <iostream>
3  using namespace std;
4  constexpr int MAXN = 2000001;
5  constexpr int logN = 21;
6  int f[MAXN][logN + 1], Logn[MAXN + 1];
7
8  void pre() { // 准备工作, 初始化
9      Logn[1] = 0;
10     Logn[2] = 1;
11     for (int i = 3; i < MAXN; i++) {
12         Logn[i] = Logn[i / 2] + 1;
13     }
14 }
15
16 int main() {
17     cin.tie(nullptr)->sync_with_stdio(false);
18     int n, m;
19     cin >> n >> m;
20     for (int i = 1; i <= n; i++) cin >> f[i][0];
21     pre();
22     for (int j = 1; j <= logN; j++)
23         for (int i = 1; i + (1 << j) - 1 <= n; i++)
24             f[i][j] = max(f[i][j - 1], f[i + (1 << (j - 1))][j - 1]); // ST表具
25     体实现
26     for (int i = 1; i <= m; i++) {
27         int x, y;
28         cin >> x >> y;
29         int s = Logn[y - x + 1];
30         cout << max(f[x][s], f[y - (1 << s) + 1][s]) << '\n';
31     }
32     return 0;
}
```

C++ 风格

```
1  #include <bits/stdc++.h>
2  using namespace std;
3
4  template <typename T>
5  class SparseTable {
6      using VT = vector<T>;
7      using VVT = vector<VT>;
8      using func_type = function<T(const T &, const T &)>;
9
10     VVT ST;
11
12     static T default_func(const T &t1, const T &t2) { return max(t1, t2); }
13
14     func_type op;
15 }
```

```

16 public:
17 SparseTable(const vector<T> &v, func_type _func = default_func) {
18     op = _func;
19     int len = v.size(), l1 = ceil(log2(len)) + 1;
20     ST.assign(len, VT(l1, 0));
21     for (int i = 0; i < len; ++i) {
22         ST[i][0] = v[i];
23     }
24     for (int j = 1; j < l1; ++j) {
25         int pj = (1 << (j - 1));
26         for (int i = 0; i + pj < len; ++i) {
27             ST[i][j] = op(ST[i][j - 1], ST[i + (1 << (j - 1))][j - 1]);
28         }
29     }
30 }
31
32 T query(int l, int r) {
33     int lt = r - l + 1;
34     int q = floor(log2(lt));
35     return op(ST[l][q], ST[r - (1 << q) + 1][q]);
36 }
37 };

```

Python

```

1 import sys
2
3 input = sys.stdin.readline
4
5
6 class SparseTable:
7     def __init__(self, arr: list, func=min):
8         self.func = func
9         self.n = len(arr)
10        self.log = [0] * (self.n + 1)
11
12        for i in range(2, self.n + 1):
13            self.log[i] = self.log[i // 2] + 1
14
15        self.k = self.log[self.n]
16        self.st = [[0] * (self.n) for _ in range(self.k + 1)]
17        self.st[0] = arr
18
19        for j in range(1, self.k + 1):
20            i = 0
21            while i + (1 << j) <= self.n:
22                self.st[j][i] = self.func(
23                    self.st[j - 1][i], self.st[j - 1][i + (1 << (j - 1))])
24                i += 1
25
26        def query(self, left: int, right: int):
27            j = self.log[right - left + 1]
28            return self.func(self.st[j][left], self.st[j][right - (1 << j) +
291])
30
31
32

```

```

33 n, m = map(int, input().split())
34 a = list(map(int, input().split()))
35 st = SparseTable(a, max)
36 for _ in range(m):
37     left, right = map(int, input().split())
    print(st.query(left - 1, right - 1))

```

注意点

1. 输入输出数据一般很多，建议开启输入输出优化。
2. 每次用 `std::log` 重新计算 \log 函数值并不值得，建议进行如下的预处理：

$$\begin{cases} \text{Logn}[1] \leftarrow 0, \\ \text{Logn}[i] \leftarrow \text{Logn}\left[\frac{i}{2}\right] + 1. \end{cases}$$

ST 表维护其他信息

除 RMQ 以外，还有其它的「可重复贡献问题」。例如「区间按位与」、「区间按位或」、「区间 GCD」，ST 表都能高效地解决。

需要注意的是，对于「区间 GCD」，ST 表的查询复杂度并没有比线段树更优（令值域为 w ，ST 表的查询复杂度为 $\Theta(\log w)$ ，而线段树为 $\Theta(\log n + \log w)$ ，且值域一般是大于 n 的），但是 ST 表的预处理复杂度也没有比线段树更劣，而编程复杂度方面 ST 表比线段树简单很多。

如果分析一下，「可重复贡献问题」一般都带有某种类似 RMQ 的成分。例如「区间按位与」就是每一位取最小值，而「区间 GCD」则是每一个质因数的指数取最小值。

总结

ST 表能较好的维护「可重复贡献」的区间信息（同时也应满足结合律），时间复杂度较低，代码量相对其他算法很小。但是，ST 表能维护的信息非常有限，不能较好地扩展，并且不支持修改操作。

练习

[RMQ 模板题](#)

[「SCOI2007」降雨量](#)

[\[USACO07JAN\] 平衡的阵容 Balanced Lineup](#)

附录：ST 表求区间 GCD 的时间复杂度分析

在算法运行的时候，可能要经过 $\Theta(\log n)$ 次迭代。每一次迭代都可能会使用 GCD 函数进行递归，令值域为 w ，GCD 函数的时间复杂度最高是 $\Omega(\log w)$ 的，所以总时间复杂度看似有 $O(n \log n \log w)$ 。

但是，在 GCD 的过程中，每一次递归（除最后一次递归之外）都会使数列中的某个数至少减半，而数列中的数最多减半的次数为 $\log_2(w^n) = \Theta(n \log w)$ ，所以，GCD 的递归部分最多只会进行 $O(n \log w)$ 次。再加上循环部分（以及最后一层递归）的 $\Theta(n \log n)$ ，最终时间复杂度则是 $O(n(\log w + \log x))$ ，由于可以构造数据使得时间复杂度为 $\Omega(n(\log w + \log x))$ ，所以最终的时间复杂度即为 $\Theta(n(\log w + \log x))$ 。

而查询部分的时间复杂度很好分析，考虑最劣情况，即每次询问都询问最劣的一对数，时间复杂度为 $\Theta(\log w)$ 。因此，ST 表维护「区间 GCD」的时间复杂度为预处理 $\Theta(n(\log n + \log w))$ ，单次查询 $\Theta(\log w)$ 。

线段树的相应操作是预处理 $\Theta(n \log x)$ ，查询 $\Theta(n(\log n + \log x))$ 。

这并不是一个严谨的数学论证，更为严谨的附在下方：

更严谨的证明

理解本段，可能需要具备 [时间复杂度](#) 的关于「势能分析法」的知识。

先分析预处理部分的时间复杂度：

设「待考虑数列」为在预处理 ST 表的时候当前层循环的数列。例如，第零层的数列就是原数列，第一层的数列就是第零层的数列经过一次迭代之后的数列，即 `st[1..n][1]`，我们将其记为 A 。

而势能函数就定义为「待考虑数列」中所有数的累乘的以二为底的对数。即：


$$\Phi(A) = \log_2 \left(\prod_{i=1}^n A_i \right)。$$

在一次迭代中，所花费的时间相当于迭代循环所花费的时间与 GCD 所花费的时间之和。其中，GCD 花费的时间有长有短。最短可能只有两次甚至一次递归，而最长可能有 $O(\log w)$ 次递归。但是，GCD 过程中，除最开头一层与最末一层以外，每次递归都会使「待考虑数列」中的某个结果至少减半。即， $\Phi(A)$ 会减少至少 1，该层递归所用的时间可以被势能函数均摊。

同时，我们可以看到， $\Phi(A)$ 的初值最大为 $\log_2(w^n) = \Theta(n \log w)$ ，而 $\Phi(A)$ 不减。所以，ST 表预处理部分的时间复杂度为 $O(n(\log w + \log n))$ 。

 本页面最近更新：2025/6/7 15:10:37，[更新历史](#)

 发现错误？想一起完善？[在 GitHub 上编辑此页！](#)

 本页面贡献者：[orzAtalod](#), [ouuan](#), [lrld](#), [StudyingFather](#), [H-J-Granger](#), [countercurrent-time](#), [NachtgeistW](#), [Xeonacid](#), [abc1763613206](#), [CCXXI](#), [Enter-tainer](#), [AngelKitty](#), [cjsoft](#), [diauweb](#), [Early0v0](#), [ezoixx130](#), [GekkaSaori](#), [Henry-ZHR](#), [Konano](#), [LovelyBuggies](#), [Makkiy](#), [mgt](#),

minghu6, P-Y-Y, PotassiumWings, SamZhangQingChuan, ShadowsEpic, sshwy, Suyun514, weiyong1024, Backlight, c-forrest, Chrogeek, DawnMagnet, firogh, Fomalhauthmj, GavinZhengOI, Gesrua, Great-designer, hsfzLZH1, hsn8086, iamtwz, kenlig, ksyx, kxccc, lbdoknow, leoleoasd, lychees, mcendu, MingqiHuang, ouuan, Peanut-Tang, purinliang, shuzhouliu, Siger Young, SukkaW, Tiphereth-A, zymooll

© 本页面的全部内容在 **CC BY-SA 4.0** 和 **SATA** 协议之条款下提供，附加条款亦可能应用