

# 231275036 朱晗 作业3

## 要求

任选 20 题

- 5.2, 5.4, 5.5, 5.6, 5.7, 5.9, 5.10
- 6.2, 6.3, 6.4, 6.5, 6.8, 6.14
- 15.1, 15.3
- 16.1, 16.4
- 18.1, 18.3, 18.5
- 19.1, 19.3, 19.4, 19.5, 19.6, 19.10

## 题目

---

## Chapter 5 (6)

### 5.2 (6 次比较找 5 个元素中位值)



Initial: 2 comparisons.

$a$  vs  $b$ .  $c$  vs  $d$ .

不妨设  $a < b$  and  $c < d$ .

Insight:

找中位数:

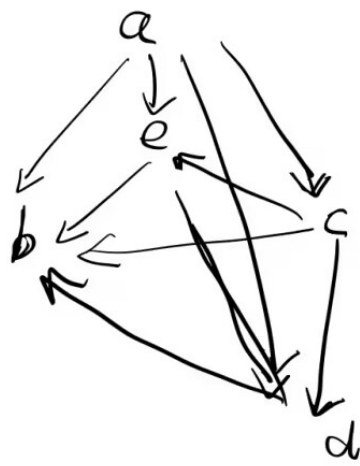
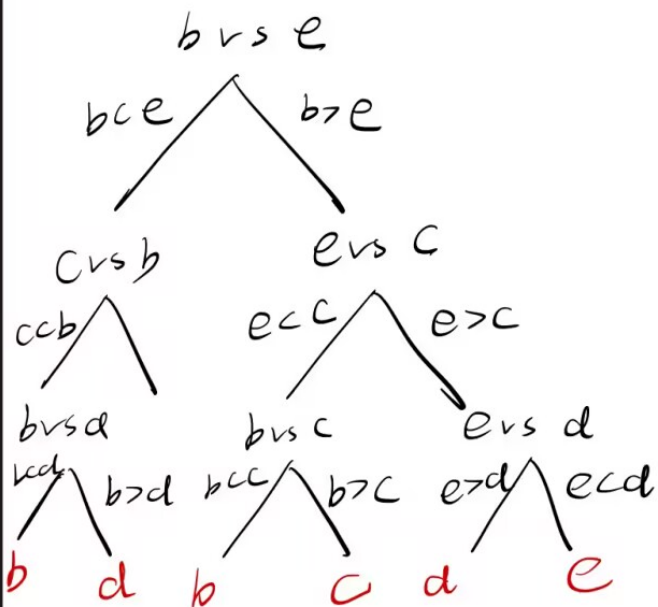
是偏序关系

$a$  vs  $c$

$a < c$

$a > c$

完全类似.



如图所示，有 中位数 需要找到偏序关系这个 Insight，容易做出。图中初始先进行了两次比较得到  $a < b$  &&  $c < d$  然后决策树高度最深为 4，所以是可以最多 6 次比较得到答案的。

## 5.4

一个算法只用比较来确定阶为  $i$  的元素，证明：无需额外的比较，也能找到比该元素小  $i-1$  个元素和比该元素大的  $n-i$  个元素

### proof

一个算法如果能确定阶为  $i$  的元素，其必然建立了这样一个 偏序 关系，即所有元素与阶为  $i$  的大小关系可知。类似于上一题我画出的偏序图，所以不需要额外的比较，就可以找到以上元素。

## 5.5

我们采取这样的分治的思想：

- 找到中位数
- 以中位数作为 pivot 做 partialize
- 递归找，直到阶是我们所求

PYTHON

```
def A_alg(data[]):#已有黑盒算法，实现不展示

def B_alg(data[],int k):#k是我们找的阶数
    int mid=A_alg(data)
    Partial(data,mid) #以mid做分界，左边比mid小，右边比mid大
    if(k<len(data)/2):#在左侧找，只需要检查左侧元素。
        return B_alg(data,k)
    else:#在右侧找，找k-len(data)/2阶
        return B_alg(data,k-len(data)/2)
```

证明时间复杂度：

该算法满足  $T(n)=O(n)+T(n/2)$ ，即子问题规模每次变成一般，且子问题个数只有一个（根据比较  $k$  和中位数阶数的关系来选择）。由主定理容易知道其在线性时间即  $O(n)$  内做完

## 5.7

给定一个  $n$  个不同整数的集合  $S$ ，用  $M$  表示  $S$  的中位数，请设计算法找到和  $S$  中和  $M$  大小最接近的  $k$  个数 ( $k \ll n$ )

1.  $O(n \log n + k)$

先排序  $n$  个整数，用选择排序，最坏时间复杂度是  $O(n \log n)$

然后找到中间位置即中位数所在位置，开辟一个  $\text{size} = 2k$  的新数组，知道大小最接近的一定在数组  $[\frac{n}{2} - k, \frac{n}{2} + k]$  中出现，我们调用下面的函数：

PYTHON

```
def findKNearest(new_data[], k):
    int i=k#smaller pointer
    int j=k+2#larger pointer
    int amt=0
    int[] ans
    while(amt<k):#如果找到的个数不足k个，就继续找
        if(k-new_data[i]<new_data[j]-k):#左侧的更接近
            ans.push(new_data[i])
            i-=1
        else:#右侧的更接近
            ans.push(newdata[j])
            j+=1
```

这个函数使用双指针，最多访问新数组  $k$  次并进行  $k$  次比较，所以在  $O(k)$  内做完  
总体在  $O(n \log n + k)$  内完成

2.  $O(n + k \log k)$

在  $O(n)$  做找中位数算法，找到  $M$

创建一个 `new_data` 来记录和中位数的大小

`new_data[i]=abs(data[i]-k)`

然后再调用 `select` 算法，找到  $k$  阶元素  $N$ ，耗费  $O(n)$

以  $N$  做 partial，cost  $O(n)$

partial 之后，在比  $N$  小的部分 `less_data` 做排序，容易知道 `len(less_data)=k`，做排序最坏情况 cost  $O(k \log k)$

最后可以完成。

## 5.8

//TODO

考虑在多个一维数组或者一个多维数组中进行选择的问题

1. 给定两个有序数组  $A, B$  和一个整数  $k$ ，请设计一个算法用  $O(\log n)$  的时间找到  $A \cup B$  中阶为  $k$  的元素

思路：...有点没思路...

## 5.10

(加权中位数)

1. 证明如果  $w_i = 1/n \ i=1, 2, \dots, n$  , 则  $x_1, x_2, \dots, x_n$  的中位数就是加权中位数  
证明:

$x_1, x_2, \dots, x_n$  的中位数  $x_{mid}$

假设  $n=2k+1$ , 则

$$\sum_{x_i < x_k} w_i = \frac{k}{n} < \frac{1}{2}, \quad \sum_{x_i > x_k} w_i = \frac{k}{n} < \frac{1}{2}$$

满足加权中位数定义

假设  $n=2k$  , 则我们可以选择最靠近中位数的其中一个作为加权中位数, 不妨设其阶为  $k$

$$\sum_{x_i < x_k} w_i = \frac{k}{n} \leq \frac{1}{2}, \quad \sum_{x_i > x_k} w_i = \frac{k-1}{n} < \frac{1}{2}$$

仍然满足

2. 设计加权中位数算法

在  $O(n \log n)$  内做完, 可以考虑这样设计:

先对数组进行归并排序, 按照权重从大到小排序, worst time complexity in  $O(n \log n)$

然后, 遍历数组, 不断加总权重直到  $\sum w_i \geq \frac{1}{2}$ , 返回 **i**

则  $i$  处元素就为加权中位数所在处。因为  $i$  之前总权重小于  $1/2$ , 而加了  $i$  之后总权重大于或等于  $1/2$ , 说明权重比中位数大的元素满足总权重小于等于  $1/2$ , 所以找到了加权中位数

遍历数组只需要在  $O(n)$  内完成。

$$T(n) = O(n \log n + n) = O(n \log n)$$

3. 设计最坏情况时间复杂度为  $\Theta(n)$  的加权中位数选择算法:

思路: 每次选择一个 pivot 做 partition, 然后计算两边权重, 再继续更新寻找。

```

def weighted_median(A, W):
    # A: 数值列表
    # W: 权重列表 (与 A 对应, 且和为 1)
    if len(A) == 1:
        return A[0]
    #找到中位数的中位数做partial
    pivot = median_of_medians(A)

    # 分成三部分
    L, LW = [], []
    E, EW = [], []
    R, RW = [], []

    for a, w in zip(A, W):
        if a < pivot:
            L.append(a)
            LW.append(w)
        elif a > pivot:
            R.append(a)
            RW.append(w)
        else:
            E.append(a)
            EW.append(w)

    wL = sum(LW)
    wE = sum(EW)

    if wL < 0.5 and wL + wE >= 0.5:
        return pivot
    elif wL >= 0.5:
        return weighted_median(L, LW)
    else:
        return weighted_median(R, RW)

```

## Chapter 6 (6)

6.2, 6.3, 6.4, 6.5, 6.8, 6.14

## 6.2

思路：通过基于上一次计算  $m^2$  的结果来优化运算

基于这样一个事实：

假设我们有当前  $m$  和  $m^2$ 。每次我们二分的  $m$  是从前一次加或减了一个  $\Delta$ ：

- 新的  $m' = m + \Delta$
- 有公式：

$$(m + \Delta)^2 = m^2 + 2m\Delta + \Delta^2$$

所以：

$$m'^2 = m^2 + 2m\Delta + \Delta^2$$

如果  $\Delta$  是  $2^k$ ，那么乘法就可以变成移位：

$$- \ 2m\Delta = m \ll (k+1)$$

$$- \ \Delta^2 = 1 \ll (2k)$$

因此，我们只需要保存：

- 当前的  $m$
- 当前的  $m^2$

每次更新  $m$  的时候，只加一些移位量就能得到新的平方，避免重新算一遍。

优化这一点之后，其他的保持不变， $T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + O(1)$ ，在线性时间内可以完成

## 6.3

证明红黑树的直接定义和间接定义是等价的

我们直接证明：直接定义的红黑树  $\Rightarrow$  满足间接定义的红黑树的定义

间接定义的红黑树  $\Rightarrow$  满足直接定义的红黑树的定义

空树显然符合递归基础定义。

红色节点不能连续出现，即符合：ARB 的定义：根节点为红色（也就是一个红色父节点）之后必然接两个  $RB_{h-1}$ 。

直接定义中要求黑色深度相同，而在递归定义中， $RB_h$  的两个子树要么是  $RB_{h-1}$  要么是



ARB\_h, 如果是准红黑树 ARB\_h 其两个子树都是 RB\_{h-1} 归纳可证, 黑色深度相同

从间接定义向直接定义考虑是类似的。

所以直接定义和间接定义等价。

## 6.4 (证明红黑树的平衡性)

### 引理 1:

1.T 有不少于  $2^{h-1}$  个内部黑色节点.

用归纳法可证:

- 当  $h = 0$ : 子树只能是 NIL (不含内部节点)  $\rightarrow$  满足。
- 假设对  $h = k$  成立, 对  $h = k+1$  的节点, 其左右子树黑高至少为  $k$ , 按归纳有至少  $2^k - 1$  个内部节点  $\rightarrow$  加上根节点后为  $2^{k+1} - 1$ 。

所以一棵黑高为  $h$  的红黑树至少包含  $2^h - 1$  个内部节点。

2.T 有不超过  $4^{h-1}$  个内部节点

借助 3 性质的结论, 容易证明: 由于普通高度最多是黑色高度的 2 倍, 也就是  $h \leq 2bh$  所以等价于证明 T 有不超过  $4^{h/2} - 1$  个黑色节点。类似归纳可证明。

3.任何黑色节点的普通高度至多是其黑色高度的 2 倍

因为红色节点不相邻, 所以红色节点的数目最多和黑色节点一样多。构造一个红黑相间的路径, 则此时考虑黑色 root 节点, 此时其普通高度  $h=2bh$ , 所以普通高度至多是其黑色高度的 2 倍

### 引理 2:

假设 T 为一颗 ARB\_h, 则

- T 有不少于  $2^{h-2}$  个内部黑色节点
  - T 有不超过  $(1/2)4^{h-1}$  个内部节点
  - 任何黑色节点的普通高度至多是其黑色高度的二倍。
1. 与引理 1 相似, 唯一的区别是 ARB\_h 不需要加上 root 的黑节点, 所以差 1
  2. 与引理 1 相似, 我们可以通过归纳法证明:

$$M(h) \leq \frac{1}{2} \cdot 4^h - 1$$

基础情况:

- $h = 0$ : 空树,  $M(0) = 0 \leq 1/2 \cdot 1 - 1 = -0.5$  (成立)
- $h = 1$ : 一个黑根,  $M(1) = 1 \leq 1/2 \cdot 4 - 1 = 1$  (成立)

归纳假设:

假设对所有小于  $h$  的情况成立:

$$M(h-1) \leq \frac{1}{2} \cdot 4^{h-1} - 1$$

我们要证明:

$$M(h) \leq \frac{1}{2} \cdot 4^h - 1$$

- 构造左右子树黑高度为  $h - 1$ , 即都是  $RB_{h-1}$
- 所以有两个子树, 根据 1 中结论每个最多有  $4^{h-1} - 1$  个内部节点。  
总的内部节点个数为:

$$2(4^{h-1} - 1) + 1(\text{root}) = \frac{1}{2} 4^h - 1$$

證畢

3. 任何黑色节点的普通高度至多是其黑色高度的 2 倍  
证明构造和引理 1 完全类似。略去。

## 6.5

给定一个有  $n$  个互不相同的有序整数  $[a_1, a_2, \dots, a_n]$  的序列, 请设计算法判断是否存在某个下标  $i$  满足  $a_i = i$ ,

思路: 选取中位数作为 pivot, 由于有序, 自动 partial 为两部分。检查:

- $\text{pivot} < \text{index}(\text{pivot})$ , 说明 pivot 左侧都没有, 从右侧找
- $\text{else}$ : 从左侧找。

整理算法:

```
def findIndexValueEqual(data[],left,right):
    int mid_idx=(left+right)/2
    if(left>right):
        return NOTFOUND
    int mid=data[(left+right)/2]
    if(mid==mid_idx
        return mid;

    if(mid<len/2):
        return findIndexValueEqual(data,mid_idx+1,right )
    else:
        return findIndexValueEqual(data,left,mid_idx-1)
```

该算法平均复杂度在  $O(n)$  级别

## 6.8

请对下列问题找到合适的算法。可以使用已有的排序算法

1.  $S$  是由  $n$  个数组成的数组，并且未排序。请给出算法用来找到整数对  $x, y \in S$  使得  $|x - y|$  最大，最坏情况下应该为  $O(n)$

调用已有选择算法，分别找到最大值和最小值，总共花费  $O(n)$   
这样就找到了  $|x - y|$  最大值

2.  $S$  是由  $n$  个数组成的有序数组，请给出算法完成相同的任务，最坏复杂度为  $O(1)$

直接返回 `data[0]` 和 `data[len-1]`，即最前和最后元素

3.  $S$  是  $n$  个数组成的数组，未排序，给出算法找出整数对  $x, y \in S$  使得  $|x - y|, x \neq y$  最小，最坏情况  $O(n \log n)$

采取分治的方法设计。为了使划分平衡，先用  $O(n)$  时间找到中位数  $mid$  做 `partial`，然后对于大于  $mid$  和小于  $mid$  的两部分  $L$  (`less`)和  $M$  (`more`)，分别计算其中每个元素和  $mid$  的绝对值大小，记其中最小的为 `min2mid`

然后递归的在 `less` 和 `more` 中找最小，分别记为 `minInL`, `minInM`

`divide` 以上做，如何 `conquer`(合并): ``return min(min2mid,minInL,minInM)`即可

4.  $S$  是由  $n$  个整数组成的有序数组给出算法找出整数对  $x, y \in S$  使得  $|x - y|, x \neq y$  最小, 最坏情况  $O(n)$

容易证明, 对于有序数组, 要寻找的整数对一定出现在相邻整数中。

PYTHON

```
def findMinDis(data[]):  
    int tmp[]=[abs(data[i+1]-data[i]) for i in range(len(data)-1)]  
    return findMinIndex(tmp)
```

所以只需要计算  $|x - y|$  最小值即可, 创建新数组和找最小都可以在  $O(n)$  内完成, 即得到答案。

## 6.14 (数组上的局部最小元素)

### 1.证明

假设不存在局部最小元素, 这意味着  $\forall i \in [1, n] \wedge i \in \mathbb{Z}$ , 它至少大于它的一个邻居。

数组中的元素至少大于一个邻居有以下选择, 考虑相邻的三个元素  $a, b, c$

1.  $a, c$  都大于  $b$ , 矛盾, 不可能。
2.  $\text{left neighbor of } a < a < b < c$  此时可能.
3.  $a > b > c > \text{right neighbor of } c$  可能
4.  $a < b > c$  可能

所以数组可能是单峰的 (中间存在最大值), 或者单调的 (递增, 递减), 共三种情形。

- 单峰, 则有  $A[2] < A[3]$ , 题目条件有  $A[1] \geq A[2]$ , 矛盾
- 单调递增, 则有  $A[2] < A[3]$ , 题目条件有  $A[1] \geq A[2]$ , 矛盾
- 单调递减, 则有  $A[n-2] \leq A[n-1]$ , 题目条件有  $A[n-1] \leq A[n]$ , 矛盾

故假设错误, 一定存在局部最小元素。

## Chapter 15 (2)

- 15.1, 15.3

### 15.1

假设一个并查集中有  $n$  个元素, 并查集指令序列的长度为  $l$ , 请对于并查集的不同实现方法给出具体的算法实现并分析代价

1. 基于矩阵:  $O(nl)$
2. 基于数组:  $O(nl)$

- 基于矩阵

矩阵: 构造一个  $n \times n$  的矩阵, 若元素  $a, b$  属于一个等价类, 则  $(a, b) = 1$ , 否则  $(a, b) = 0$

`union(a,b)` :

PYTHON

```
def union(a,b,data[][]):
    data[a][b]=1
    #更新关系
    for i in len(data[a][]):
        if(data[a][i]==1):
            data[b][i]=1
    for j in data[][a]:
        if(data[j][a]==1):
            data[j][b]=1
```

`find(a):`

矩阵实现没有维护代表元，我们需要遍历所有和  $a$  有关系的元素

PYTHON

```
def find(a):
    equivs[]
    for i in len(data[a][]):
        if(data[a][i]==a):
            equivs.append(elements[i])
    return equivs
```

这种实现下，`union` 的代价是遍历两次  $n$  的数组，代价为  $O(n)$  `find` 的代价也是遍历数组。

故代价为  $O(nl)$

- 基于数组

数组  $E[1 \dots n]$  的每个位置  $E[i]$  存储的是元素  $a_i$  所在等价类的代表元。

`union(a,b)`

```
def union(a,b,E[]):#将b的代表元挂为a
    #Assume a, b is index
    for i in range(len(E)):
        if(E[i]==E[b]):#和b有相同代表元
            E[i]=E[a]#将所有b的等价类代表元改为a
```

```
find(a)
```

```
return E[a]
```

在这种实现下，由于 `find` 在  $O(1)$  内完成，`union` 需要遍历一次数组，代价为  $O(n)$ ，总体代价为  $O(nl)$

## 15.3

维护一个并查集来实现这个检查。

`union-find` 的 ADT 应该包括 `find` 和 `union` 两个操作。

**等于** 是一种等价关系（自反，传递，对称），但是 **不等于** 不是，

```

def equConstraintCheck(constraint[]):
    #constraint存储若干约束字符串

    notEquivOf[][]
    for i in constraint[]:
        if i is "a==b": #仅做一个示例
            if(a in notEquivOf[b]):
                return FALSE
            if(b in notEquivOf[a]):
                return FALSE
            #不冲突可以添加
            union(a,b)
        if i is "a!=b":
            EofA=find(a)
            EofB=find(b)
            if(EofA==EofB):
                return FALSE
            else:
                notEquivOf[a].append(b)
                notEquivOf[b].append(a)

    return TRUE

```

## Chapter 16 (1)

### 16.1

有一个大小为  $n$  的哈希表, close address,  $n$  个 key, hash 到某个 address 概率相同。证明正好有  $k$  个关键字 hash 到某个地址的概率是

$$Q_k = \left(\frac{1}{n}\right)^k \left(1 - \frac{1}{n}\right)^{n-k} \binom{n}{k}$$

- proof

这是一个伯努利模型. 所有 key hash 到某个特定 address 的概率  $p = \frac{1}{n}$ , 相当于进行  $k$  次重复伯努利实验, 服从伯努利分布, 由此立得

## Chapter 18 (2)

### 18.1

#### 1. 证明算法正确性

找到不变式：

栈中的每一个元素，都比其更靠近栈顶的元素高度更大

归纳证明：

BASE

只有一个元素的时候显然符合

I.H

假设栈中元素有  $n-1$  个时候符合

I.STEP

证明栈中有  $n$  个元素符合

proof:

for all  $E$  in  $S[0:n-1]$ , height of  $E$  都大于它右边的元素，得到大于栈顶元素

由算法 `while(S not empty and A[i]>S.TOP()) do` 可知，算法插入新元素时，`new_E` 一定小于栈顶元素，从而也满足栈中的每一个元素，都比其更靠近栈顶的元素高度更大得证。

证明了这个性质：由于栈的次序严格满足楼的东西次序，而高度又满足，所以栈中的元素都是“LAKE-VIEW 楼”

容易知道该算法不会漏掉 LAKE-VIEW 楼，即它只弹出不是 LAKE-VIEW 楼的元素（比右边楼高度小），此外没有别的删除操作。

得证。

#### 2. 平摊分析

本算法主要进行两项操作：压栈和出栈。所有出栈过的元素（被淘汰，不是湖景房）的不会再被压栈。

对于  $A$  中某元素，其要进栈(记为操作 APUSH，和栈 PUSH 区分)，算法会做大小检查，可能最多弹出栈中所有的元素。

我们对 PUSH收取 1 account cost，也就是“预收”了弹出栈的 cost

- **APUSH**

- actual cost: 1(push)+several 0(POP total cost)
- account cost:-several 0(POP total cost)
- total cost:1

- **POP**

- actual cost: 1
- account cost: -1(PUSH 预收)
- total cost: 0



- **PUSH**

- actual cost: 1
- account cost: 1
- total cost: 2

由于进栈的元素个数大于等于被弹出的元素个数，所以总 account cost

$$\text{total account cost} = \text{amt of push} * 1 + \text{amt of pop} * (-1) \geq 0$$

会计成本非负，平摊分析有效。算法在  $O(n)$  内完成

## 18.3

考虑二进制的表示方法，容易思考这个问题

数组：第  $i$  个数组有  $2^i$  个元素，要么满要么空，可以构建这样一个二进制串来表示：

如：有 5 个元素，5 的二进制表示为 **101**，二进制串最低位对应第 0 个数组。对应位为 1 为满，对应位为 0 为空。

所以：算法描述的查看是否为空，本质就是+1 的进位过程。

1011→1100 产生新元素 cost 1，在第一个 0 位停下，cost  $1 + 2 + 2^2$

分析：元素只会向下一个数组移动，所以我们可以为其创建的时候预收取"费用"

- 创建新数组

创建的新数组里面只有一个元素，其最多被合并  $\log n$  ( $n$  是元素个数) 次

- actual cost = 1
- account cost = **log n**

- 合并：

- actual cost =  $2m$
- account cost =  $-2m$
- total cost = 0

以上平摊是可行的，这是因为合并数组的代价  $2m$  实际上是两个数组遍历发生的，而我们在创建数组时候，已经为每一个元素分配了其对应合并次数最多的成本，能够完全 cover。

而一次插入，其进行创建新数组和若干次合并，若干次合并的代价已经在之前创建数组中其他元素中收过了，且会计成本和非负（我们高估了合并次数，给了足够多的会计成本）

所以时间复杂度为  $O(\log n)$

## Chapter 19 (3)

19.1, 19.3, 19.4, 19.5, 19.6, 19.10

### 19.1

使用决策树证明选择问题（选择任意第  $k$  大的元素）的最坏情况时间复杂度的下界是  $O(\log n)$

证明：要选择第  $k$  大的元素，必然要知道这个元素和其他所有元素的大小关系，这至少是一个  $n - 1$  的答案空间。  
决策树进行一次比较，产生两个分支，最后得到  $2^h$  个叶子节点，每个叶节点都是一种答案。所以，要得到第  $k$  大元素，决策树必须一定有“答案”，即叶子结点个数必须大于答案空间，应该有

$$2^h > n - 1$$

即

$$h > O(\log n)$$

所以答案下界是  $O(\log n)$

### 19.3

已知数组  $A[1 \dots n]$  中至多有 1 个逆序对，现在需要将数组中的元素排序，请用对手论证证明：任何算法在最坏情况下至少需要  $n - 1$  次比较，才能完成数组中的元素的排序。

proof:

用反证法。假设有一个算法，可以在  $n - 2$  次比较完成排序，我们从对手角度，让数组有 1 个逆序对（逆序对数量最大化），算法能做的最好表现，就是让  $n - 2$  次比较全部是逆序对中的一个元素，和其他元素的比较，其必然有一个元素没有比较到。我们从对手的角度，令这个元素就是逆序对的另一个元素，则算法中仍存在逆序对，排序没有完成。

### 19.4

对于 7.4 的芯片检测问题，用对手论证证明：如果坏芯片的数目不少于总数的一半，则任何算法都不能确保正确检测所有芯片的好坏  
芯片比较的规则如下

A 芯片报告	B 芯片报告	结论
B 是好的	A 是好的	都是好的，或者都是坏的
B 是好的	A 是坏的	至少一片是坏的
B 是坏的	A 是好的	至少一片是坏的
B 是坏的	A 是坏的	至少一片是坏的

在 7.4构造芯片算法中，我们试图维护一个重要的不变式：好芯片至少比坏芯片多一片，在这种情形下，该不变式不成立，所以不能确保正确检测所有芯片的好坏。  
用对手论证来具体说明这一点：

对于任何算法而言，确保能正确检测所有芯片的好坏，就意味着找到一张一定是好芯片的芯片，然后用它去检查。  
对于后三种情况，算法只能确定删掉 B 和 A 之后，好芯片个数-坏芯片个数增加（因为至少一片

是坏的，也可能两个都是坏的)

作为对手，我们可以构造这样一个情况，即总让算法删除的是只有一个坏芯片。所以当后三种情况全部删除后，由条件 **坏芯片的数目不少于总数的一半**，我们的坏芯片个数仍然大于好芯片

下面只剩下比较结果是第一种芯片的芯片们，算法试图继续删除找到一张好芯片，但是这是无法做到的：作为对手，我们可以每次让他删除的都是好芯片，则无论剩下的牌是奇数还是偶数张，算法最后都无法找到好芯片。且他也无法确定自己拿到的是好芯片还是坏芯片。