寻找中位数

Dezeming Family

2021年5月1日



# 目录

_	中位	数的定义	1	
=	中位	数搜寻算法	1	
	2 1	$\operatorname{qsort}() \ \ldots $	1	
	2 2	$pixel\_qsort()  \dots  \dots  \dots  \dots  \dots  \dots  \dots  \dots  \dots  $	1	
	2 3	$\mathrm{median}\ \mathrm{AHU}()\ \ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots\ldots$	1	
	2 4	$\mathrm{median}\ \mathrm{WIRTH}()\ .\ .\ .\ .\ .\ .\ .\ .\ .\ .\ .\ .\ .\$	2	
	2 5	Quick select	2	
	2 6	Torben's method	3	
三 图像处理滤波器的应用			4	
	3 1	Small kernels	4	
	3 2	Large kernels Image	5	
四	性能	分析	5	
参:	参考文献			

### 一 中位数的定义

最近正好用到了中值滤波,发现 [1] 这篇文档好像还不错,就简单学习了一下。鉴于可能有些人感觉 看英文不是很方便,我就简单整理了一下,顺便写了一些自己的分析和理解。我觉得一般来说,WIRTH 方法和小数组滤波核方法就完全够用了,但还是多介绍了几种方法。

想看原文的可以去找 [1],想找个方法直接用的可以直接拷贝,每种中位数搜索算法都具有一定的特征,例如有的搜索需要递归,有的搜索需要复制原数组,有的搜索不修改原数组等。

中值滤波器在信号处理中应用广泛。在数字信号处理中,它可以用来消除数值平滑分布中的异常值。中值滤波器通常被称为保持高频的非线性散粒噪声滤波器 (non-linear shot noise filter)。在图像处理中,中值滤波器是通过(2N+1,2N+1)核的卷积来计算的。对于输入帧中的每个像素,输出帧中相同位置的像素被内核中像素值的中值所取代。中值又称为中位数,有两种定义:

- N 个值从小到大或者从大到小排序,取中间的数的值。
- 中值在数组中, 比它大的数个数与比它小的数的个数相同。

很多人认为找中值先排序再搜寻比较浪费时间,但其实大部分找中位数的算法都需要进行排序。

### 二 中位数搜寻算法

#### 2 1 qsort()

符合 ANSI 标准的 C 库一般都有 quicksort 方法的实现: qsort(), 用来快速排序。但是相比于最近实现的新方法,这些方法用于中位数搜索并不好。该函数的主要目的是给出实现中值搜索的最慢方法的参考。另一方面,它是非常简单且易于阅读。

### 2 2 pixel\_qsort()

pixel\_qsort() 方法更快,在 ANSI C 库中进行了一定的优化。

#### 2 3 median AHU()

median AHU() 是一个递归方法,该算法利用 S 中只搜索第 k 个最小元素的特点,不需要对整个数组进行排序。它比排序完整数组再搜索要快得多,并且可以搜寻数组中第 k 小的数。如下伪代码,S 是数组,k 是要搜寻的第 k 小的数,|S| 表示数组 S 中的元素数,S[data] 表示数组 S 中的数据:

```
select (k,S):
1
2
     if(|S| = 1) return S[data];
     else
3
         从S中随机选一个元素s
4
        5
        6
        S3 = S中大于s的全部元素
7
        if(|S1| >= k) return select(k, S1);
8
9
10
            if (|S1|+|S2| >= k) return s;
            else return select (k-|S1|-|S2|, S3);
11
```

该算法是递归的,每次迭代都需要分配一个输入数组的副本。对于大的输入阵列,这会带来严重的内存需求,而且几乎不可能限制潜在使用的内存数量。在最坏的情况下,工作所需的内存量可能达到 N\* (N-1)/2,这很可能导致内存分配失败或程序崩溃。即使命中此类情况的概率很低,也不建议在大型阵列或任何高可靠性程序中使用此算法。

出于教育目的这是一种有趣的方法,但由于递归性的限制,在任何其他环境中使用都是不现实的。此外,这里描述的其他方法具有更快和非递归的优点。注意: "在 S 中随机选择一个元素"在建议的实现中被修改为"在 S 中取中心元素",以避免在每次迭代中调用随机生成器和模除。这就带来了这样一个事实:对于这种方法,有些数组将是非常糟糕的情况,需要大量的迭代。随机选择可以确保(几乎)始终保持在合理的范围内,但在每个迭代中限制为 2 个昂贵的随机数调用。

#### 2 4 median WIRTH()

此为非递归方法,它不尝试对整个数组进行排序,而是浏览输入数组,以确定输入列表中第 k 个最小的元素是什么。它不是递归的,不需要分配任何内存,也不使用任何外部函数。因此,与基于 qsort() 的方法相比,它的速度提高了 25 倍。

显然,这是与 AHU median 相同的算法,但在数组的原位实施,而不是要不断创建分配新数组。它的优点很明显,它摆脱了递归性,代价是输入数组的初始副本(因为在运算过程中会修改数组)。

中位数搜索定义为函数顶部的宏,它查找第 k 个最小元素。它将奇数个点的中位数定义为中间的一个,偶数的中位数定义为刚好在中间靠前的一个。

首先先定义一下交换程序:

```
1
   float kth_smallest(float a[], int n, int k) {
2
3
       register int i,j,l,m;
        register float x;
4
       l = 0 ; m = n-1;
5
       while (l<m) {
6
           x = a[k];
7
            i = l;
8
            j = m;
9
10
            do {
11
                while (a[i] < x) i++;
12
13
                while (x < a[j]) j--;
14
                if (i <= j) {
15
16
                    ELEM_SWAP(a[i], a[j]);
17
                     i++ ; j--- ;
18
19
            \} while (i <= j);
20
            if (j < k) l = i;
21
22
            if (k < i) m = j;
23
       return a[k];
24
25
   \#define median(a,n) kth_smallest(a,n,(((n)&1)?((n)/2):(((n)/2)-1)))
26
```

上面的程序中,每个循环中 do-while 语句执行完以后,数组中索引小于 k 的数都小于 a[k],大于 k 的数都大于 a[k] 了。

#### 2 5 Quick select

从速度上看,这与 WIRTH 的方法密切相关。不过,平均来说,这个速度更快 [2]。它修改了输入数组,因此同样的警告也适用:在应用中值搜索之前必须复制输入数据集。

```
float quick_select(float arr[], int n){
1
       int low, high;
2
       int median;
3
       int middle, ll, hh;
4
       low = 0; high = n-1; median = (low + high) / 2;
5
       for (;;) {
6
7
           if (high <= low) return arr[median] ;</pre>
8
9
10
            if (high = low + 1)
                if (arr[low] > arr[high]) ELEM_SWAP(arr[low], arr[high]);
11
                return arr[median] ;
12
13
14
            middle = (low + high) / 2;
15
            if (arr[middle] > arr[high]) ELEM_SWAP(arr[middle], arr[high]);
16
            if (arr[low] > arr[high]) ELEM_SWAP(arr[low], arr[high]);
17
            if (arr[middle] > arr[low]) ELEM_SWAP(arr[middle], arr[low]);
18
19
           ELEM\_SWAP(arr[middle], arr[low+1]);
20
21
            11 = low + 1;
22
           hh = high;
23
            for (;;) {
24
                do 11++; while (arr[low] > arr[11]);
25
                do hh—; while (arr[hh] > arr[low]);
26
                if (hh < ll) break;
27
                ELEM_SWAP(arr[ll], arr[hh]);
28
29
30
           ELEM_SWAP(arr[low], arr[hh]);
31
32
           if (hh \le median) low = 11;
33
            if (hh >= median) high = hh - 1;
34
       }
35
36
```

#### 2 6 Torben's method

这个方法是 Torben Mogensen 的。它不是寻找中值的最快方法,但它有一个非常有趣的特性,即在寻找中值时不修改输入数组。当要考虑的元素数量开始很大时,它变得非常强大,复制输入数组可能会导致巨大的开销。

对于大小为几百兆字节的只读输入集,它是首选的解决方案,还因为它按顺序而不是随机地访问元

素。但是要注意,它需要多次读取数组:第一次遍历只查找最小值和最大值,进一步遍历数组并在比 pixel qsort ()方法多一点的时间内得到中值。迭代的次数可能是 O(log(n)),尽管我没有证明这个事实。

```
float torben (float m[], int n) {
1
2
       int i, less, greater, equal;
       float min, max, guess, maxltguess, mingtguess;
3
       \min = \max = m[0] ;
4
       for (i=1; i<n; i++) {
5
            if (m[i] < min) min = m[i];
6
            if (m[i]>max) max=m[i];
7
8
       while (1) {
9
            guess = (min+max)/2;
10
            less = 0; greater = 0; equal = 0;
11
            maxltguess = min;
12
13
            mingtguess = max;
            for (i=0; i< n; i++) {
14
                if (m[i] < guess) {
15
                    less++;
16
                    if (m[i]>maxltguess) maxltguess = m[i];
17
                else if (m[i]>guess) {
18
                    greater++;
19
                     if (m[i] < mingtguess) mingtguess = m[i];
20
21
                } else equal++;
22
            if (less \le (n+1)/2 \&\& greater \le (n+1)/2) break;
23
            else if (less>greater) max = maxltguess ;
24
            else min = mingtguess;
25
26
       if (less >= (n+1)/2) return maxltguess;
27
       else if (less+equal >= (n+1)/2) return guess;
28
       else return mingtguess;
29
30
```

## 三 图像处理滤波器的应用

#### 3 1 Small kernels

上面描述的方法对于搜索许多元素的中值非常有用,但是对于少量的值,甚至有更快的方法,可以通过硬连线在尽可能快的时间内生成中值。在图像处理中,3x3 核上的形态学中值滤波器需要为输入图像中的每一组 9 个相邻像素找到 9 个值的中值。这里提供的代码可以在尽可能快的时间内获得 3、5、7、9 和 25 个值的中间值(不涉及硬件细节)。对于不同数量的值,可以找到其他排序网络,这里不提供。一篇关于 3x3 元素的快速中值搜索的文章可以在 [3] 上找到。

首先定义一下排序和交换的宏:

```
#define PIX_SORT(a,b) { if ((a)>(b)) PIX_SWAP((a),(b)); }
#define PIX_SWAP(a,b) { float temp=(a);(a)=(b);(b)=temp; }
```

然后是找三个数之间的中值:

```
1  float opt_med3(float * p) {
2    PIX_SORT(p[0],p[1]) ; PIX_SORT(p[1],p[2]) ; PIX_SORT(p[0],p[1]) ;
3    return(p[1]) ;
4 }
```

找五个数之间的中值:

```
float opt_med5(float * p) {
    PIX_SORT(p[0],p[1]) ; PIX_SORT(p[3],p[4]) ; PIX_SORT(p[0],p[3]) ;
    PIX_SORT(p[1],p[4]) ; PIX_SORT(p[1],p[2]) ; PIX_SORT(p[2],p[3]) ;
    PIX_SORT(p[1],p[2]) ; return(p[2]) ;
}
```

找九个数之间的中值:

```
float opt med9(float * p) {
1
      PIX\_SORT(p[1], p[2]) ; PIX\_SORT(p[4], p[5]) ; PIX\_SORT(p[7], p[8]) ;
2
3
      PIX\_SORT(p[0], p[1]) ; PIX\_SORT(p[3], p[4]) ; PIX\_SORT(p[6], p[7]) ;
      PIX\_SORT(p[1], p[2]) ; PIX\_SORT(p[4], p[5]) ; PIX\_SORT(p[7], p[8]) ;
4
      PIX\_SORT(p[0], p[3]) ; PIX\_SORT(p[5], p[8]) ; PIX\_SORT(p[4], p[7]) ;
5
      PIX\_SORT(p[3], p[6]) ; PIX\_SORT(p[1], p[4]) ; PIX\_SORT(p[2], p[5]) ;
6
      PIX\_SORT(p[4], p[7]) ; PIX\_SORT(p[4], p[2]) ; PIX\_SORT(p[6], p[4]) ;
7
8
      PIX\_SORT(p[4], p[2]) ; return(p[4]) ;
9
```

#### 3 2 Large kernels Image

使用大内核的中值滤波器可能会使用冗余,因为该方法正在查找 NxN 像素的中值,然后转到下一个内核位置(通常:右侧的下一个像素)意味着取出 N 个像素并添加 N 个新像素。对于 3x3 内核,使用这种冗余是不够的,因为只有 3 个像素保持不变,但是对于大型内核,例如 40x40,每次迭代时只有 40 个像素少,40 个像素多,但是 1560 个值保持不变。在这种情况下,使用直方图或基于树的方法可能更有效。这里没有提供这些方法的实现,只提供了一般的思想。在建立直方图时,可以注意到中值信息确实存在于这样一个事实中,即像素被分类为像素值不断增加的桶。

从 bucket 中删除像素并添加更多的像素是一个简单的操作,这就解释了为什么保持一个运行的直方 图并更新它可能比从零开始运行内核更容易。感兴趣的读者请参考 [4]。

同样的想法也可以用来建立一个包含像素值和出现次数,或者间隔和像素数的树。我们可以看到在每一步保留这些信息的直接好处。

# 四 性能分析

大家可以参考原文 [1], 这里就不再赘述了。

# 参考文献

- [1] Devillard N . Fast Median Search: An ANSI C Implementation. 1998.
- [2] Numerical recipes in C, second edition, Cambridge University Press, 1992, section 8.5, ISBN 0-521-43108-5
- [3] John Smith, Implementing median filters in XC4000E FPGAs, http://www.xilinx.com/xcell/xl23/xl23 16.pdf
- [4] T.S.Huang, G.J.Yang, G.Y.Tang, A fast two-dimensional median filtering algorithm, IEEE transactions on acoustics, speech and signal processing, Vol ASSP 27 No 1, Feb 1979.