作业04 BloomFliter

在本次作业中需要自行实现一个简单的 Bloom Filter, 并按照实验步骤探究 Bloom Filter 各项参数与误报率(False Positive)的关系。

一、设计思路

(a) 哈希函数的设置

我测试了一下关于stl里面的Hash函数,发现 `Hash<int> hash_int 的这个函数,效果非常不好。他直接返回的就是 hash_int(i) == i ,这显然没有任何意义,如果我插入1-100的数据,然后检测101-200的数据,这显然没一个命中的,所以我对于哈希函数进行了重置!由于我另一门课的云操作系统刚做完Lab1里面的网络数据包加密正好用到了字符串加密,所以我就借鉴了一下这个思想。这个函数如下:

```
// 三个参数, 第一个是要hash的x, 第二个是第i个Hash函数
// 根据PDF要求, hash_i = hash(x+i)
int myHashI(int x, int times, int limit){
   int num = x + times;
   string num_str = to_string(num);
   return hash_str(num_str) % limit;
}
```

- 函数会界接受三个参数,第一个是要hash的X,第二个是第i个Hash函数。
- 根据作业要求,后续的哈希函数 $H_i(x) = H_1(x+i)$ 可由第一个哈希函数简单变化生成
- 为了让这个哈希函数能够控制范围为[0, limit-1],我通过去模的方式进行处理。

(b) 布隆过滤器

- 整个过滤器的构建其实不是很难,只需要对外暴露相应的元素操作的函数接口即可!
- 在实例初始化的时候,需要指定哈希数组的大小、哈希函数的个数。实例化的时候会根据数组大小动态创建数组,回收的时候delete。
- 然后在插入一个元素的时候,会依次计算hash,把数组对应的元素修改一下。
- 查找元素的时候,会到对应的数组里面的去看(计算出来哈希的位置是否都是1),如果都是1说明可能是已经存在的,反之就是不存在的,把这个结果返回

```
1 class BloomFilter{
   private:
3
        int m; // 哈希数组的大小
4
        int k; // hash函数的个数
5
        int *data;
   public:
6
        BloomFilter(int set m, int set k){
7
8
            m = set m;
            k = set k;
9
10
            data = new int[set m];
11
```

```
12
              for(int i = 0; i < m; i++){
13
                  data[i] = 0;
14
              }
15
          ~BloomFilter(){
16
17
             if(data != NULL)
18
                  delete[] data;
19
         }
          // 插入一个元素
20
         void insertNum(int num){
21
              for(int i = 0; i < k; i++){
22
23
                  int hashed val = myHashI(num, i, m);
24
                  data[hashed_val] = 1;
                  //cout << "set hashed val to 1 " << hashed_val << endl;</pre>
25
26
             }
2.7
          }
          // 返回是否存在某个元素
2.8
         bool findNum(int num){
29
30
             //cout << "try find! ######### " << endl;
             for(int i = 0; i < k; i++){
                  int hashed val = myHashI(num, i, m);
32
33
                  //cout << "try find! hashed val is : " << hashed_val << endl;</pre>
                  if(data[hashed val] == 0){
34
                      return false;
35
36
                  }
37
              }
38
             return true;
39
         }
     };
```

(c) 更优雅的输出表格

- 为了让表格能够更优雅的输出(类似MySQL的输出,表格能够根据内容长度适度伸展),我百度了一下,找到了一个开源库! p-ranav/tabulate: Table Maker for Modern C++ (github.com)
- 然后为了把库导入:
 - 。 首先需要引入头文件,并且把 /include/tabulate 文件夹移动到项目目录里面:

```
#include "tabulate/table.hpp"
```

。 然后,在编译的时候,需要加上包含的 include 文件夹

```
1 g++ -std=c++17 ./main.cpp -o main -I ./
```

- 。 补充: 根据项目要求, 必须使用c++17, 才能让这个库正常使用。
- 为了验证这个库效果如何。编写一个测试代码:

```
#include <tabulate/table.hpp>
using namespace tabulate;

int main() {

Table universal_constants;
universal_constants.add_row({"Quantity", "Value"});
std::cout << universal_constants << std::endl;
}
</pre>
```

• 如何动态的插入元素呢,我仔细检查了他的源代码,add_row必须要传入一个Row_t类型!

```
tabulate::Table resultTable;
using Row_t = std::vector<variant<std::string, const char *, string_view,
    tabulate::Table>>;
Row_t t;
t.push_back("1");
t.push_back("1");
t.push_back("1");
resultTable.add_row(t);
```

(d) makefile的编写

• 这次我尝试了一下自己编写makefile的文件,尽管可能写的不是很好。

```
1  main:main
2  g++ -std=c++17 ./main.cpp -o main -I ./
3  clean:
4  rm ./main
5  run:
6  ./main
```

二、测试思路

(a) 实现单次测试的抽象

- 要测试这个布隆过滤器, 我们把每次一组(m、n、k) 抽象为一次测试
- 我测试的是会分两组生产数据,并**确保两组数据完全不一样!不会重复**
 - 。 一组用来插入, 生成的数量根据n来决定
 - 。 一组用来测试,测试的数据要保证绝对不能曾经被插入
 - 此外不仅要保证组之间的数据具有唯一性,组内的数据也必须要有唯一性。
- 把数据生成好了之后,我们只需要检测测试组里面的数据,用我自己编写的查找函数,并统计有多少个找到了。
- 为了让测试数据的量也具有可控制性, noneExitNum给上层提供设置的权利
- 最终,返回错误的概率 $P = \frac{$ 测试组被误判为存在的数量

```
double bloomTest(int m, int n, int k, int noneExitNum){
BloomFilter bloomFilter(m, k);
map<int,bool> preparedData;
```

```
vector<int> noneExistNumData;
 5
          for(int i = 0; i < n; i++){
 6
              int randVal = rand();
              while(preparedData.count(randVal) == 1){
                  randVal = rand();
8
9
              }
10
              preparedData[randVal] = 1;
11
              bloomFilter.insertNum(randVal);
12
          }
13
          for(int i = 0; i < noneExitNum; i++){</pre>
14
15
              int randVal = rand();
16
              while(preparedData.count(randVal) == 1){
17
                  randVal = rand();
18
              }
              noneExistNumData.push_back(randVal);
19
          }
2.1
22
          int wrongNum = 0;
          for(int i = 0; i < noneExitNum; i++){</pre>
              if(bloomFilter.findNum(noneExistNumData[i]) == true){
24
25
                  wrongNum++;
26
             }
          }
28
29
          // return wrongNum;
          return wrongNum * 1.0 / noneExitNum;
30
31
```

(b) 实现整次测试的抽象

- 首先,因为我在测试的时候,主要依赖于随机数的生成! 随机数依赖于时间,所以,需要初始化种子。
- 然后,我们要设置好对应的k, m, n。由于作业PDF里面 $\frac{m}{n}$ 可以取值为[2, 8],所以我决定固定m = 403200,为啥呢,这玩野可以正好被[2, 8]所有的整数整除!
- 剩下的就只是调用函数的事情了: bloomTest(m, n, k, 10000)
- 代码如下!

```
void runTest(){
2
         srand(time(NULL));
3
         int m = 403200;
         using Row t = std::vector<variant<std::string, const char *, string view,
     tabulate::Table>>;
         tabulate::Table resultTable;
5
         Row t row header;
6
         row_header.push_back("data");
8
         for(int k = 1; k \le 8; k++){
9
             string str = "k = " + to string(k);
             row_header.push_back(str);
10
11
12
         resultTable.add_row(row_header);
13
```

```
for(int i = 2; i \le 8; i++){
14
15
             Row_t row_data;
16
             string str = "m/n = " + to_string(i);
17
             row_data.push_back(str);
             for(int k = 1; k \le 8; k++){
18
                 int n = m / i;
19
                  // cout << bloomTest(m, n, k, 10000) << "\t";</pre>
20
                  row_data.push_back(to_string(bloomTest(m, n, k, 10000)));
21
22
              }
23
             resultTable.add_row(row_data);
24
25
         cout << resultTable << endl;</pre>
26
     }
27
```

四、实验结果:

实验结果如下表格所示(可以说和助教给出的数据基本高度一致):

lata	k = 1	k = 2	k = 3	k = 4	k = 5	k = 6	k = 7	k = 8
/n = 2	0.388600	0.405100	0.473100	0.556700	0.649300	0.744000	0.804600	0.863500
/n = 3	0.286300	0.240800	0.251200	0.294700	0.359200	0.414600	0.487800	0.557700
/n = 4	0.218500	0.151600	0.147300	0.167500	0.186300	0.215700	0.260800	0.305800
/n = 5	0.184100	0.110200	0.097600	0.093300	0.098800	0.119100	0.141500	0.156500
/n = 6	0.152100	0.076600	0.058100	0.051600	0.055600	0.063600	0.079200	0.083700
/n = 7	0.128900	0.067200	0.042400	0.035900	0.034600	0.035700	0.043500	0.048800
/n = 8	0.120400	0.049500	0.029500	0.021500	0.023000	0.021900	0.023700	0.023300

这个是给出的标准值:

m/n	k	<i>k</i> =1	<i>k</i> =2	<i>k</i> =3	k=4	<i>k</i> =5	<i>k</i> =6	<i>k</i> =7	<i>k</i> =8
2	1.39	0.393	0.400						
3	2.08	0.283	0.237	0.253					
4	2.77	0.221	0.155	0.147	0.160				
5	3.46	0.181	0.109	0.092	0.092	0.101			
6	4.16	0.154	0.0804	0.0609	0.0561	0.0578	0.0638		
7	4.85	0.133	0.0618	0.0423	0.0359	0.0347	0.0364		
8	5.55	0.118	0.0489	0.0306	0.024	0.0217	0.0216	0.0229	

观察规律总结如下:

- ullet 当 $\frac{m}{n}$ 的值固定的时候,随着k的增加,误报率先逐渐递减,然后再逐渐递增。
- 根据理论推到的结果,极值点在 $k = ln2(\frac{m}{n})$ 的时候取到最小值,具体在表中的数据反应就是:m/n=2的时候,大概在k=2的时候最小,m/n=4的时候,大概在k=3的时候最小0.14左右。

- 从理论分析: 为什么k太大了或者k太小了都不好呢?
 - 如果k太小了每次插入只会标记数组里面的1个位置,不同的元素比较容器出现哈希碰撞,哈希碰撞的概率大大提高,所以K不能太小。
 - 如果k太大了也不好,每次插入标记了太多的元素(试想一下整个表都全部标记了!)那哈希冲突也会发生。
 - 。 所以基于此来说,K不能太大,也不能太小。
- 当K的值固定的时候,随着m/n的增加,发现误报率逐渐增大,这是为什么呢?因为插入的元素越来越多,到了后面显然就更加容易冲突了,这也是符合我们的理论认知的。

附录: 完整代码

```
#include<iostream>
2
     #include <functional>
3
     #include <vector>
    #include <string>
5 #include <map>
6
    #include <time.h>
7
     #include "tabulate/table.hpp"
8
9
    using namespace std;
     std::hash<string> hash_str;
10
11
12
     // 三个参数,第一个是要hash的X,第二个是第i个Hash函数
     // 根据PDF要求, hash i = hash(x+i)
13
    int myHashI(int x, int times, int limit){
14
15
        int num = x + times;
        string num_str = to_string(num);
16
        return hash_str(num_str) % limit;
17
18
19
20
21
   class BloomFilter{
   private:
22
       int m; // 哈希数组的大小
23
24
        int k; // hash函数的个数
2.5
        int *data;
26
     public:
        BloomFilter(int set_m, int set_k){
27
28
            m = set m;
            k = set k;
29
            data = new int[set_m];
30
31
32
            for(int i = 0; i < m; i++){
                data[i] = 0;
33
34
35
        }
36
        ~BloomFilter(){
37
            if(data != NULL)
                delete[] data;
38
39
```

```
// 插入一个元素
40
41
         void insertNum(int num){
42
              for(int i = 0; i < k; i++){
43
                  int hashed val = myHashI(num, i, m);
44
                  data[hashed val] = 1;
                  //cout << "set hashed val to 1 " << hashed_val << endl;</pre>
45
46
              }
47
         }
         // 返回是否存在某个元素
48
         bool findNum(int num){
49
              //cout << "try find! ######### " << endl;
50
51
              for(int i = 0; i < k; i++){
52
                  int hashed_val = myHashI(num, i, m);
                  //cout << "try find! hashed val is : " << hashed val << endl;</pre>
53
                  if(data[hashed_val] == 0){
54
                      return false;
55
56
                  }
57
58
             return true;
59
         }
     };
60
61
62
     // 不妨固定 m = 403200 (1 * 2 * 3 * 4 * 5 * 6 * 7 * 8 = 40320, 然后我再乘以了100)
     // m/n
                                            5
                                                                     8
                  2
                         3
                                   4
                                                    6
                                                            7
6.3
     // n
               202600 134400 100800 80640 67200
                                                                    50400
64
                                                          57600
65
     double bloomTest(int m, int n, int k, int noneExitNum) {
66
67
         BloomFilter bloomFilter(m, k);
         map<int,bool> preparedData;
68
         vector<int> noneExistNumData;
69
         for(int i = 0; i < n; i++){
70
71
             int randVal = rand();
             while(preparedData.count(randVal) == 1){
72
                  randVal = rand();
73
74
75
              preparedData[randVal] = 1;
              bloomFilter.insertNum(randVal);
76
77
         }
78
         for(int i = 0; i < noneExitNum; i++){</pre>
79
             int randVal = rand();
80
              while(preparedData.count(randVal) == 1){
81
                  randVal = rand();
82
83
              noneExistNumData.push back(randVal);
84
85
         }
86
87
         int wrongNum = 0;
         for(int i = 0; i < noneExitNum; i++){</pre>
88
              if(bloomFilter.findNum(noneExistNumData[i]) == true){
89
                  wrongNum++;
90
91
```

```
92
 93
 94
          // return wrongNum;
 95
          return wrongNum * 1.0 / noneExitNum;
 96
      }
 97
 98
99
100
      void runTest(){
101
          srand(time(NULL));
          int m = 403200;
102
103
          using Row_t = std::vector<variant<std::string, const char *, string_view,
      tabulate::Table>>;
104
          tabulate::Table resultTable;
105
          Row_t row_header;
          row_header.push_back("data");
106
          for(int k = 1; k \le 8; k++){
107
              string str = "k = " + to_string(k);
108
109
              row_header.push_back(str);
110
          }
111
          resultTable.add_row(row_header);
112
          for(int i = 2; i \le 8; i++){
113
114
              Row_t row_data;
115
              string str = m/n = t + to_string(i);
              row_data.push_back(str);
116
              for(int k = 1; k \le 8; k++){
117
118
                   int n = m / i;
                   // cout << bloomTest(m, n, k, 10000) << "\t";
119
120
                   row_data.push_back(to_string(bloomTest(m, n, k, 10000)));
121
              }
122
              resultTable.add_row(row_data);
123
124
          cout << resultTable << endl;</pre>
125
      }
126
127
128
      int main(){
129
          runTest();
          return 0;
130
131
      }
```