# 数据库期中设计实验报告

实验名称: Flyish 课程设计

院系: 数据科学与计算机学院软件工程

班级: 教务三班 软工六班

组别: 第六组

小组成员: 16340251 谢冰澄

16340198 孙肖冉

16340196 苏依晴

# 一. 实验目标

建立一个数据库,用于快速返回一个查询的 k 个近似的最近邻

### 二.功能

1. 建立数据库 2. 处理查询 3. 数据库动态维护

# 三. 实验过程

# (1.) 建立数据库

### A) 实验内容:

- 1. 读取数据,将数据按页存储在磁盘;
- 2. 数据预处理,将处理后的数据按页存储在磁盘;
- 3. 产生投影矩阵,将投影矩阵按页存储在磁盘;
- 4. 将处理后的数据进行投影和必要的处理,将哈希后的数据按页存储在磁盘。

### B) 算法设计思路:

首先明确一些数据结构:

帧(页)的形式:存储向量 N 个,以及它们对应的 id;并在页的结尾存储一数组 check,用来统计向量的存在情况(为0则对应的槽数中的向量不存在,为1则对应槽数的向量存在)。因为每一页的存储空间有限,根据向量维度的大小,每一页中可存储的向量数量 N 不同,具体数值,将在最后部分将以表格的形式列出。

读取的方式,申请一个可以存储 30 页的缓存空间(经过尝试,申请 40 页的空间,电脑无法运行程序,直接崩掉)用二维数组进行读取,以页码数为横坐标,页内包含的向量 ID 和内容向量以及 check 数组的内容为纵坐标;写入的方式,写入磁盘时,同样以页的形式写入,每次写 30 页。

在进行投影矩阵中根据题目的要求设计出具体的投影矩阵(高斯投影矩阵,果蝇投影矩阵),并利用矩阵乘法得到投影向量,因为得到的数据维度有变化,所以需要重新考虑具体页面的存储,在得到投影向量时,主要用到了 rand()函数。高斯投影矩阵的存储方式是直接将向量存入磁盘中,而果蝇投影向量因为只有 0,1,所以为了方便存储和计算我们只存储了为 1 的下标的位置。但因为果蝇投影矩阵的数据过于大,所以,我们利用了分次读取再合并的方式进行处理。

对经过果蝇投影矩阵投影的产生的向量进行处理。首先是进行 random 的处理,随机产生 32 个一定范围内的数,然后以此作为下标进行降维;第二步是 WTA 处理,我们仍然是采

用 qsort 函数对向量中的数据进行排序,然后选取其中的 32 个最大数保留,其余变为 0,; 第三部分是在 WTA 的基础上进行 BINARY 操作,原本设想是将 WTA 与 BINARY 两步同时进行,后来发现这样会使得缓存区内容过多,导致运行的十分缓慢。这一部分主要还是运用了文件读写的方面的知识。得到的数据仍然全部存储进磁盘中,而非只存储有效数位。

类型	维度	每页存储的向量数
原始数据	784	20
预处理数据	784	20
高斯投影数据	32	481
果蝇投影数据	7840	2
果蝇_random	32	481
果蝇_WTA	7840	2
果蝇_BINARY	7840	2

### C) 核心算法的代码:

- 1. 以二进制方式写入数据: fwrite(buffer\_pages, sizeof(buffer\_pages), 1, fout)
  //buffer\_page 即为内存中的设定数组(包含 30 页内容);
- 2. 以二进制方式从文本文件中读取数据: fscanf(fin, "%f", &buffer\_pages[i][v\*v\_size + d]);//在一个大循环中,只截取了 fscanf 的用法
- 3. 对数据进行预处理: //先读取 30 页的数据,对其进行分析,然后存入磁盘 fread(buffer\_pages,sizeof(buffer\_pages),1,fin)

```
//读取了 30 页信息;
```

```
for(int v = 0; v < v_per_page; v++){
    float sum = 0.0;
    for(int d = 1; d <= dimension; d++){
        sum += buffer_pages[p][v * v_size + d];
    }
    float xishu = product / sum;
    for(int d = 1; d <= dimension; d++){
        buffer_pages[p][v*v_size + d] *= xishu;
    }
}</pre>
```

#### //对数据进行预处理

```
if(fwrite(buffer_pages, sizeof(buffer_pages), 1, fout) != 1){
    printf("Error fwrite.\n");
    return false;
}
```

#### //存入文件中

4. 产生高斯投影矩阵

```
for(int i = 0 ; i < K; i++){
    for(int j = 0 ; j < dimension ; j++){
    float u1 = rand()%100/(double)101;
    while(u1 == 0.0){</pre>
```

```
u1 = rand()\%100/(double)101;
                 float u2 = rand()%100/(double)101;
                 float z = (sqrt(-2*log(u1))*cos(2*PI*u2));
//根据公式进行计算得出高斯投影矩阵,在一开始时忘记避免 u1 为 0 的情况,出现了数据
溢出的现象。
                  printf("%f",z);
                 Gauss_Matrix[i][j] = z;
             }
             puts("\n");
    }
        }
        得到高斯投影向量:
    5.
         for(int write_did = 1; write_did <= K; write_did++){</pre>
                          for(int d = 1; d < dimension; d++){
                               reflect_pages[write_pid][write_vid * Gauss_v_size + write_did]
    += buffer_pages[p][v*v_size + d] * Gauss_Matrix[write_did - 1][d-1];
                      }
    //利用了矩阵的乘法
    6.
         得到果蝇投影向量:
     srand((unsigned)time( NULL ) )
             for(int row = 0; row < i; row ++){
                  printf("\n row = %d\n", row);
                 for(int col =0; col < j; col++){
                      int num = rand()%(dimension-1)+1;
                      if(1!=fwrite(&num,sizeof(int),1,fout)){
                           puts("error\n");
                          fclose(fout);
                           return false;
                      }
                 printf("\n");
             //
             }
    }
```

7. WTA 与 binary 处理时用到的 gsort 函数:

# (2) 处理查询

### A) 实验内容:

目标:给定一个查询点,表示为原始向量,完成以下查询

- 1)返回原始点集中距离查询点点最近的 K 个点(KNN)的 id
- 2)返回处理后的点集中距离查询点点最近的 K 个点(KNN)的 id(注意要对查询点做预处理)
- 3)使用高斯投影矩阵哈希,返回查询点的近似 KNN 的 id
- 4)使用果蝇投影矩阵哈希,返回查询点的近似 KNN 的 id
- 4) 使用果蝇投影矩阵哈希后,用 random 做处理,返回查询点的近似 KNN 的 id
- 6) 使用果蝇投影矩阵哈希后,用 WTA 做处理,返回查询点的近似 KNN 的 id
- 7)使用果蝇投影矩阵哈希后,用 binary 做处理,返回查询点的近似 KNN 的 id

距离计算使用欧式距离。

重复实验 1,改变哈希后向量的维度 k,以 k 为横坐标,分别以实验 1 的 3 个指标为横坐标绘制 3 个曲线图。

```
K的取值变化为: 2, 4, 8, 16, 32, 64.
```

对实验结果进行分析。(15分)

注意,实验2改变k的时候,需要重新生成哈希后的数据。

### B) 算法的设计思路

在这一阶段主要实现的是 KNN(最近邻)搜寻算法,以及计算 MAP KNN 最近邻域搜索主要的实现方式:我们随机选择一个向量,并计算每一个向量与其的欧式距离,我们将这些向量的 id 与 distance 用一个结果 Node 存储,在比较完毕之后,利用 qsort()函数以 distance 为比较对象,将向量的 id 从小到大排列,最终取前 200 个向量 id 即为结果。读取方式依然是每次读取 30 页,读取完毕之后在进行操作。

mAP 的计算方式: 我们将得到的 KNN 最近邻域搜索得到的结果存储在数组中,并且利用数组进行计算,根据所给公式计算出实际的 mAP.

### C) 核心算法的伪代码

int cmp (const void\* a, const void\* b) {
 return (\*(struct Node \*)a).distance > (\*(struct Node \*)b).distance ? 1: -1;
}
qsort(store, v range, sizeof(store[0]), cmp);

3. Node 结构

```
struct Node{
    float id;
    float distance
}.
```

4. 从文件中随机选取向量:

```
int random_id = rand()%v_range;//产生随机数
```

```
int page_id = random_id/v_per_page;//计算所在页面
int slot_id = random_id%v_per_page;//计算所在槽数

for(int j = 0 ; j < page_id ; j++) {
    fread(store[0], sizeof(float)*p_size, 1, fin);
}

for(int j = 0 ; j < slot_id ; j++) {
    fread(myid, sizeof(float)*v size, 1, fin);</pre>
```

```
fread (myid, sizeof (float)*v size, 1, fin);//读取所需向量
   遍历所有向量并计算欧式距离
   int count = 0;
       for(int j = 0; j < p_range/buffer_page_max; j++) {
           fread(store, sizeof(float)*p_size*buffer_page_max, 1, fin);
           for (int k = 0; k < buffer page max; <math>k++) {
               for (int 1 = 0; 1 < v_per_page; 1++) {
                   if(count==v range) {
                       break;
                   }//当读取向量达到 v_range 时,停止
                       finall[count].id= store[k][1*v size];
                       float dis = 0;
                       for (int d = 1; d < dimension; d++) {
                       // printf("%f", myid[d]);
                       dis +=
(store[k][1*v size+d]-(float)myid[d])*(store[k][1*v size+d]-(float)myid[d]);
                       }
                   // printf("%f", dis);
                       finall[count].distance = sqrt(dis);
                       count++;
                   // printf("%d\n ", count);
           }
  计算 map 的代码;
int main() {
       float result;
           srand((unsigned) time( NULL ) );
       for(int i = 0; i < random_time; i++){
           int random_id = rand()%v_range;//产生随机数
           float test[200];
           float test2[200];
           if(knn_search1(random_id, test)&&knn_search2(random_id, test2)) {
           //两个函数返回的是搜寻结果
                result += map(test, test2);//得到AP
```

}

```
printf("%d\n", i);
        }
        result =result/(float)random time;//得到 mAP
        printf("%f", result);
}
float map(float test1[], float test2[]) {
    float sum = 0;
    for (int i = 0; i < 200; i++) {
        for (int j = 0; j < 200; j++) {
            if(test1[i-1]==test2[j-1]){
                sum += (float)(i+1)/(float)(j+1);
                break;
        }
    float chushu = 200;
    float num = sum /chushu;
    return num;
}
```

# (3) 数据库动态维护

### A) 实验内容:

1.插入一个新的向量(对该向量预处理→作投影→保存到磁盘) 2.删除一个向量 涉及磁盘页的管理,空闲槽的跟踪,向量 id 的分配等问题。

### B) 算法的设计思路

插入一个新向量:插入向量时,我们首先检测磁盘页的尾部数据,是否等于已知磁盘页可容纳的最大向量数,如果等于则继续检测,如果不等于则检测槽数为 0 的位置,并且在该位置插入数据(有关向量的 id 问题,我们选择在插入时跳过 id 插入即保留原来的 id),如果

没有空闲槽,则不再进行新页面的创建,插入失败。

删除一个向量: 删除向量时只需输入向量的 id, 然后进行判断,如果不存在,则删除失败,如果存在,则将向量所在页的 check 数组中下标为删除向量对应的槽数 "1"的值变成 "0";并将 check 数组中存储页面总向量的数字减少一。具体实现是将该页的数据读取,然后进行操作,并将结果重新输入文件原位置中。

### C)核心算法的具体代码:

1.删除向量时 check 数据的处理:

```
buffer_pages[mypage_in_buffer][v_size*v_per_page + myid_in_buffer] = 0.0;
//使之变成 0
buffer_pages[mypage_in_buffer][p_size - 1]--;
//总向量数减一
```

# 四:实验结果及分析

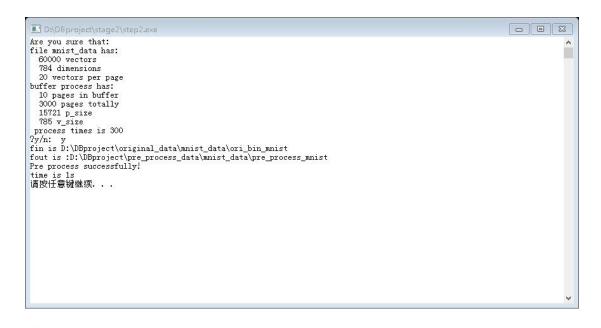
### (1) 建立数据库的实验结果及分析:

1. 读取原始数据并以二进制的方式存进新文件中(ori\_bin\_minst):



☐ ori\_bin\_mnist 2018/5/26 17:35 文件 190,556 KB

2.预处理后



pre\_process\_mnist

2018/5/29 11:02 文件

件

19,038 KB

#### 2. 生成高斯投影矩阵并存储,进行投影并存储

# Gauss reflect seccessful!

mnist_Gauss_Matrix	2018/5/30 11:43	文件	98 KB
mnist_Gauss_Reflect	2018/5/30 11:46	文件	7,667 KB

3. 生成果蝇投影矩阵并存储,生成投影向量并存储

mnist_Flyish_Matrix	2018/5/30 12:02	文件	2,389 <b>K</b> B
4. 生成 WAT 处理后的果蝇哈希并存储			
FlyWTA	2018/5/31 19:19	文件	
5. 生成 BINARY 处理后的果蝇哈希并存储	<u>k</u>		
FlyBinary	2018/5/31 19:26	文件	1,838,086
6. 生成 Random 处理后的果蝇哈希并存	储		
FlyRandom	2018/5/31 19:42	文件	8,306 KB

# (2) 处理查询

有关 KNN 查询时间结果截图,放在了文件 image 中。 有关 WTA 查询时间结果截图,放在了文件 imag 中。

### 表格:

	查询所需时间(s)	mAp(以原始数据的KNN作为真正KNN)	mAP (以使用处理后数据的KNN)	作为真正的KNN)		
真正的KNN (使用原始数据)	70					
真正的KNN (使用处理数据)	69.2					
近似KNN (gaussian)	4	0.994168		1.005784		
近似KNN (fly)	589.6	0.09859		0.1002		
近似KNN (fly+random)	4	0.064212		0.060849		
近似KNN(fly+WTA)	423.6	49.465908 (?)		49.059608		
近似KNN (fly+binary)	534.5	0.136382	0.123005			
对应的数字: 70						
69.2						
4			0.994168	1.005784		
589.6			0.09859	0.1002		

423.6 49.465908 (?)

0.064212 0.060849

534.5 0.136382 0.123005

# (3) 动态维护

4

删除向量的测试结果;

# 五. 反思与总结

在处理接口方面,我们组实现的很差,使得代码文件过多,有些只需修改目标路径即可,因 为没有留出接口,使得我们的实现都是直接重复进行源文件的编写。

# 小组分工:

谢冰澄 算法设计,算法实现,算法测试,查阅资料 孙肖冉 算法设计,算法测试,编写报告,查阅资料 苏依晴 查阅资料