## 数据结构实验报告

姚苏航 PB22061220

## 1 问题描述

## 1.1 实验题目

利用哈希表统计两源程序的相似性。

### 1.2 基本要求

对于两个 C 语言的源程序清单,用哈希表的方法分别统计两程序中使用 C 语言关键字的情况,并最终按定量的计算结果,得出两份源程序的相似性。

#### 1.3 测试数据

事先给出的 file 文件夹,包含关键词表和三份源程序文件,程序之间有相近的和差别大的。文件内容详见附录 B。

## 2 需求分析

- 1. 扫描给定的源程序,累计在每个源程序中 C 语言关键字出现的频度 (为保证查找效率,建议自建哈希表的平均查找长度不大于 2),通过这种方式扫描两个源程序,提取其特征向量。
- 2. 通过计算向量 Xi 和 Xj 的相似值来判断对应两个程序的相似性,相似值的判别函数计算公式为:

$$S(X_i, X_j) = \frac{X_i^T \cdot X_j}{|X_i| \cdot |X_j|} \tag{1}$$

通过这种方式,可以初步判断两个源程序的相似性,如图 1 所示。其中 S 反映了两向量的夹角的余弦,当 S 趋近于 1 时,两向量夹角趋于 0,即两向量趋于相似,反之亦然。

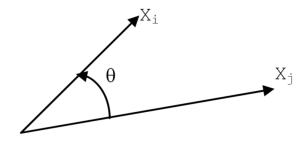


图 1: Similarity

3. 在有些情况下,S 不能很好地反映两向量的相似性,还需要进一步的考虑。例如,在S 接近于 1 时,两向量的模的差距不能很好地被反映,如图 2 所示。因此引入几何距离 D ,用于反应两向量终点间的距离。

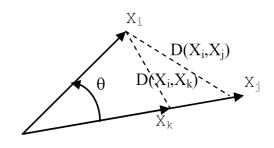


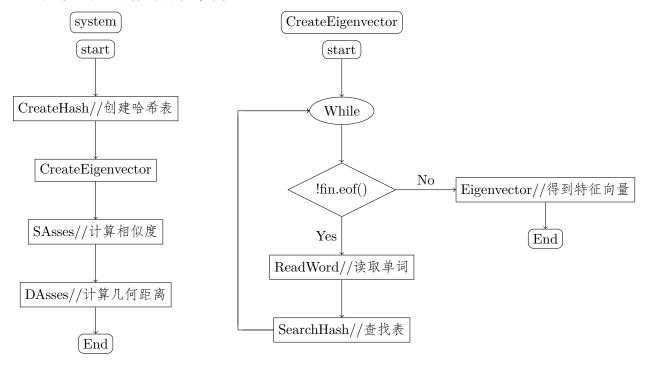
图 2: Distance

4. 通过分别比较很相近和差别很大的三个源代码,实践这种方法的有效性。

# 3 概要设计

### 3.1 所用到得数据结构及其 ADT

### 3.2 主程序流程及其模块调用关系



## 4 详细设计

### 4.1 实现概要设计中的数据结构 ADT

```
typedef struct {
KeyType key;
```

```
Datatype Data; // 记录关键字出现的次数
3
         } ElemType;  // 包含关键字和数据
         typedef struct LHNode { // 哈希表结点
          ElemType data; // 查找表单元
          LHNode *next;
                             // 后继
         } *LHptr;
9
10
         typedef struct {
11
          LHptr *elem;
12
          int count; // 记录数
13
         int size; // 容量
14
         } LHashTable; // 链地址存储法
15
16
```

### 4.2 实现每个操作的伪码,重点语句加注释

#### 4.2.1 哈希表的创建与查找

#### Algorithm 1 创建哈希表

```
1: function CreateHash(LHashTable \& H)
       ifstreamfin("../file/keywords.txt", ios :: in);
       keyword[0] \leftarrow new \ char[30];
3:
       for each i in [1, 22] do
4:
                                                                                △ 为每个节点分配空间
           keyword[i] \leftarrow new \ char[10];
5:
       end for
6:
                                                ▷ 将无用内容读入 keyword[0], 关键字从 1 开始存储
       fin.get(keyword[0], 26);
7:
       i \leftarrow 1, j \leftarrow 0;
       while !fin.eof() do
9:
           fin.get(ch);
10:
                                                                      △判断是否为需要读取的关键词
           if ch >= 97 \&\& ch <= 122 then
11:
              keyword[i][j] \leftarrow ch;
                                                                                          △读取关键词
12:
              j + +;
13:
           else
14:
              keyword[i][j] \leftarrow' \backslash 0';
15:
              j \leftarrow 0, i + +;
                                                                         △ 为读取下一个关键词做准备
16:
           end if
17:
       end while
18:
       H.size \leftarrow 43; H.count \leftarrow 0
19:
                                                                    △ 初始化为所有结点指针的头指针
       H.elem \leftarrow new\ LHptr[H.size]
20:
       for each i in [0, H.size - 1] do
21:
           H.elem[i] \leftarrow new\ LHNode;
                                                                                △ 为单个结点分配空间
22:
           H.elem[i] - > next \leftarrow nullptr;
23.
       end for
24:
       for each i in [1, 17] do
25:
           n \leftarrow Hash(keyword[i]);
26:
          p \leftarrow new\ LHNode; p - > data.key \leftarrow new\ char[10];
                                                                                             △ 分配空间
27:
                                                                                                  ▷计数
          p- > next \leftarrow nullptr; p- > data.Data \leftarrow 0;
28:
          p- > data.key \leftarrow keyword[i]
                                                                                          ▷ 记录 key 值
29.
          if !H.elem[n] - > next then
30:
              H.elem[n] - > next \leftarrow p;
31:
           else
32:
              p- > next \leftarrow H.elem[n] - > next;
33:
              H.elem[n] - > next \leftarrow p;
34:
           end if
35:
       end for
36:
       fin.close();
38: end function
```

#### Algorithm 2 查找哈希表

```
1: function SearchHash(LHashTable\ H, int\ n, KeyType\ key)
      p \leftarrow H.elem[n] -> next;
      while p do
3:
4:
          if !strcmp(key, p->data.key) then
                                                                                  △等于则返回 0
             p- > data.Data + +;
5:
             break;
6:
          end if
7:
          p \leftarrow p - > next;
8:
      end while
9:
10: end function
```

#### 4.2.2 向量的生成与运算

#### Algorithm 3 读取文件生成向量

```
1: function CreateEigenvector(LHashTable\ H, int\ X[], const\ string\&\ FileAddress)
                                                                              ▷ 初始化哈希表
      InitHash();
2:
      while !fin.eof() do
3:
                                                                                  ▷ 读取单词;
         ReadWord();
4:
                                                                               ▷ 计算哈希值;
         n \leftarrow Hash();
5:
                                                                               ▷搜索哈希表;
         SearchHash();
6:
      end while
7:
      for each i in [0,43)] do
8:
         p \leftarrow H.elem[i] -> next;
9:
         while p do
10:
                                                              ▷用哈希表的记录生成特征向量
             X[j++] \leftarrow p- > data.Data;
11:
            p \leftarrow p - > next;
12:
         end while
13:
14:
      end for
      fin.close();
16: end function
```

#### Algorithm 4 计算几何距离

```
1: function DASSES(const int X1[], const int X2[])
2: k, i, m ← 0;
3: for each i in [0, 16) do
4: m+ = (X1[i] - X2[i]) * (X1[i] - X2[i]);; ▷ 计算 X1 和 X2 的差
5: end for
6: k = sqrt(m); ▷ 计算几何距离 D return k;
7: end function
```

#### Algorithm 5 计算相似度

```
1: function SASSES(const int X1[], const int X2[])
      n1, n2, i, m \leftarrow 0;
2:
      for each i in [0, 16) do
3:
4:
         m+ = X1[i] * X2[i];
                                                                    △ 计算 X1 和 X2 的点积
         n1+ = X1[i] * X1[i];
5:
         n2+ = X2[i] * X2[i];
6:
      end for
7:
                                                                             ▷ 计算 X1 的模
      n1 = sqrt(n1);
8:
                                                                             ▷ 计算 X2 的模
      n2 = sqrt(n2);
                                                                             ▷ 返回相似度 S
10: return m/=n1*n2;
11: end function
```

#### 主程序和其他模块的伪码

```
Algorithm 6 判断相似性
```

```
1: function SYSTEM(void)
                                                             △ 根据给定关键词创建哈希表
     CreateHash(H);
                                                                 △读取程序生成特征向量
     CreateEigenvector(H, SimVec, "../file/similar.c");
3:
     CreateEigenvector(H, DifVec, "../file/different.c");
4:
     CreateEigenvector(H, MainVec, "../file/main.c");
5:
     Similarity \leftarrow SAsses(SimVec, MainVec);
                                                            △ 计算相似度 S 和几何距离 D
6:
     Distance \leftarrow DAsses(SimVec, MainVec);
7:
     Similarity \leftarrow SAsses(DifVec, MainVec);
8:
     Distance \leftarrow DAsses(DifVec, MainVec);
```

#### 调试分析 5

10: end function

## 5.1 问题分析与体会

本项目工程主要分为两个部分。第一部分是哈希表的创建和查找,第二部分是根据查找结果得 到向量以及对向量的数学计算等处理。

在这两部分中,文件的读取和写入是必不可少的,因此,对文件的读写操作是调试的重点。在 本实验中,根据给定的文件,选用适当的函数读取文件,并且注意想要获取的内容间分隔符的处理, 是第一个难点,也是调试的重点。此外,文件读取状态的判断也是一个重点。

在正确地读取文件内容后,如何处理向量也是实验重点。在一开始,只是简单地将每个读取的 向量的处理步骤转换成代码,造成了代码臃肿,复用性差,并且难以调试的问题。通过对代码的重 构和优化,将向量的处理步骤封装成通用的函数,使得代码的复用性大大提高,并且易于调试,在 实验过程中数学运算的错误也更易发现。

在本次实验中, 注释发挥了重要的作用。通过对一些细节操作的注释, 大幅加快了调试的速度。 在遇到问题时能够很快找到解决方案。注释也大幅提高了代码可读性,在优化代码时,注释作为参 考, 指明了数据初始化的状态, 重要操作的目的, 方便了后期的维护与修改。

通过这次实验,我锻炼了自己处理多个文件的能力,认识了注释等好的编程习惯的重要性,提升了自己对非单一文件的项目工程的函数编写封装思路的理解。它不仅加深了我对哈希表的认识,了解了哈希表在查重方面的应用,还提高了自己代码的编写能力,能够更好更快地写出容易理解且便于调试的代码。

### 5.2 时空复杂度分析

## 6 使用说明

用户将事先准备好的关键词表 (keyword.txt) 和需要统计相似性的程序放入 file 文件夹中,运行时程序将通过关键词表建立哈希表,并通过查找哈希表构建两程序的向量,最后通过判别函数计算两程序相似性和向量的几何距离。

在本项目中,使用事先给出的测试数据,准备三个编译和运行都无误的 C 程序,程序之间有相近的和差别大的,通过 similar.c 和 different.c 两个程序与 main.c 进行比较,可以直观展现出比较的效果。

## 7 测试结果

#### 7.1 输入数据

输入数据从给出的测试文件中读取,读取 keyword.txt 文件生成哈希表,再分别读取 main.c,similar.c,different.c 并进行比较。

#### 7.2 输出数据

输出结果显示在终端,内容如下:

 $X_{(../file/similar.c)}$ :

 $0\; 1\; 1\; 4\; 0\; 1\; 0\; 3\; 3\; 1\; 2\; 1\; 2\; 0\; 1\; 1\; 4$ 

X (../file/different.c):

 $0\; 1\; 0\; 1\; 0\; 0\; 1\; 2\; 1\; 0\; 3\; 0\; 0\; 0\; 1\; 3\; 2$ 

X (../file/main.c):

 $0\ 1\ 1\ 3\ 0\ 1\ 0\ 3\ 2\ 1\ 2\ 1\ 2\ 0\ 1\ 1\ 4$ 

S\_(Sim&Main):0.988174

 $D\_(Sim\&Main):1.41421$ 

S (Dif&Main):0.740121

D\_(Dif&Main):4.89898

## A 实验源代码文件

为方便查看, 附录中的链接文件均为 txt 格式

define.h

main.cpp

OpenHashing.h

OpenHashing.cpp

 $\underline{\text{system.h}}$ 

system.cpp

 $\underline{\mathrm{SimAsses.h}}$ 

Sim Asses.cpp

# B 实验用测试文件

 $\underline{\text{main.c}}$ 

 $\underline{\mathrm{different.c}}$ 

 $\underline{\operatorname{similar.c}}$ 

keyword.txt