

近似串匹配实验报告

杜金鸿,15338039

2017 年 4 月 16 日

目录

1	实验目的	2
1.1	问题描述	2
1.2	实验要求	2
2	实验内容	2
2.1	设计思想	2
2.2	测试数据	2
2.3	近似串匹配算法	3
3	设计与编码	3
3.1	第一近似串匹配算法	3
3.2	所有近似串匹配算法	5
4	运行与测试	6
4.1	运行结果	6
4.2	算法分析	7
4.3	算法的改进	7
5	总结	12

1 实验目的

1.1 问题描述

设有两个字符串，样本 $P = p_1p_2 \cdots p_m$ ，文本 $T = t_1t_2 \cdots t_n$ 。假设样本是正确的，样本 P 在文本 T 中的 K -近似匹配 (K -approximate Match) 是指 P 在 T 中包含至多 K 个差别的匹配。其中差别有如下三种类型：

1. 修改 $T : abc \rightarrow P : adc$
2. 删去 $T : abc \rightarrow P : ac$
3. 插入 $T : abc \rightarrow P : adbc$

1.2 实验要求

1. 设计算法判断样本 P 是否是文本 T 的 K -近似匹配；
2. 设计程序实现你设计的算法，并设计有代表性的测试数据；
3. 分析算法的时间复杂度。

2 实验内容

2.1 设计思想

不同对应方式计算出的错误操作数可能不同，因此我们应明确 K -近似匹配的含义：

1. 样本 P 与文本 T 的差别数 k 至多为 K ；
2. 差别数 k 是指样本 P 与文本 T 在所有匹配对应方式下的最小编辑错误总数。

寻找 K -近似匹配，即寻找文本 T 的某一个（或多个）子串，它（们）与样本 P 的差别数不超过 K 。

2.2 测试数据

一般选取英语句子中某个单词加以修改，或对简单的字符组合进行修改、删去、插入操作来作为测试数据。

$P : happy$	$T : Have a hsppy day!$
$P : ab$	$T : aubua$
$P : word$	$T : You keep your wword in the world.$
\vdots	

2.3 近似串匹配算法

近似串匹配算法 (*Approximate String Matching, ASM*) 利用动态规划实现。首先定义代价函数 $D(i, j)$ ($0 \leq i \leq m, 0 \leq j \leq n$) 表示样本 P 的前缀子串 $p_1 p_2 \cdots p_i$ 与文本 T 前缀子串 $t_1 t_2 \cdots t_j$ 的差别数 k , i 或 j 为 0 时表示对应子串为空串。

代价函数的初始值如下:

1. $D(0, j) = 0$ 表示样本空子串与文本子串 $t_1 t_2 \cdots t_j$ 差别数为 0;
2. $D(i, 0) = i$ 表示样本子串 $p_1 p_2 \cdots p_i$ 与文本空子串差别数为 i .

在 $i-1, j-1$ ($i, j > 0$) 时的状态已经确定的情况下, 下一状态之间的关系如下:

1. 若 t_j 与 p_i 相对应且 $p_i = t_j$, 则 $D(i, j) = D(i-1, j-1)$;
2. 若 t_j 与 p_i 相对应且 $p_i \neq t_j$, 则 $D(i, j) = D(i-1, j-1) + 1$;
3. 若 t_j 与 t_{j-1} 之间有缺失, 则 $D(i, j) = D(i-1, j) + 1$;
4. 若 t_j 多余, 则 $D(i, j) = D(i, j-1) + 1$.

在这里, 我们将样本 P 作为原字符串, 删去、插入、修改的操作均为对 P 进行。

因此我们可以得到如下递推式:

$$D(i, j) = \begin{cases} 0, & i = 0 \\ i, & j = 0 \\ \min\{D(i-1, j-1), D(i-1, j) + 1, D(i, j-1) + 1\}, & i > 0, j > 0, p_i = t_j \\ \min\{D(i-1, j-1) + 1, D(i-1, j) + 1, D(i, j-1) + 1\}, & i > 0, j > 0, p_i \neq t_j \end{cases}$$

3 设计与编码

3.1 第一近似串匹配算法

1. 符号假设如下:

- P : 样本字符串
- T : 文本字符串
- m : P 的长度
- n : T 的长度
- D : 代价矩阵 $((m+1) \times (n+1))$

2. 算法流程

Algorithm 1 第一近似串匹配算法 ASM

```
 $D(0, j) = 0 \quad (j = 1, 2, \dots, m);$   
 $D(i, 0) = i \quad (i = 1, 2, \dots, n);$   
 $k = l = 1;$   
for  $l \leq n$  do  
  for  $k \leq m$  do  
    if  $P(k) == T(l)$  then  
       $D(k, l) = \min\{D(k-1, l-1), D(k-1, l) + 1, D(k, l-1) + 1\};$   
    else  
       $D(k, l) = \min\{D(k-1, l-1) + 1, D(k-1, l) + 1, D(k, l-1) + 1\};$   
    end if  
  end for  
  if  $D(m, l) \leq K$  then  
    return  $l$ ;  
  end if  
end for
```

3. 代码示例

```
int ASM(char P[], char T[], int m, int n, int K){  
    int D[m+1][n+1];  
    // 代价矩阵初始化  
    for (int j=0; j<=n; j++) {  
        D[0][j]=0;  
    }  
    for (int j=0; j<=m; j++) {  
        D[j][0]=j;  
    }  
    // 递推计算  
    for (int j=1; j<=n; j++) {  
        for (int i=1; i<=m; i++) {  
            if(P[i-1]==T[j-1]){  
                D[i][j]=min(D[i-1][j-1], D[i-1][j]+1);  
                D[i][j]=min(D[i][j], D[i][j-1]+1);  
            }  
            else{  
                D[i][j]=min(D[i-1][j-1]+1, D[i-1][j]+1);  
                D[i][j]=min(D[i][j], D[i][j-1]+1);  
            }  
        }  
    }  
    // 找到第一个即返回  
    if(D[m][j]<=K)  
        return j;  
}  
// 查找失败  
return -1;  
}
```

3.2 所有近似串匹配算法

1. 符号假设如下:

- P : 样本字符串
- T : 文本字符串
- m : P 的长度
- n : T 的长度
- D : 代价矩阵 ($(m+1) \times (n+1)$)

2. 算法流程

Algorithm 2 所有近似串匹配算法 *ASM*

```
 $D(0, j) = 0 \quad (j = 1, 2, \dots, m);$   
 $D(i, 0) = i \quad (i = 1, 2, \dots, n);$   
 $k = l = 1;$   
for  $l \leq n$  do  
  for  $k \leq m$  do  
    if  $P(k) == T(l)$  then  
       $D(k, l) = \min\{D(k-1, l-1), D(k-1, l) + 1, D(k, l-1) + 1\};$   
    else  
       $D(k, l) = \min\{D(k-1, l-1) + 1, D(k-1, l) + 1, D(k, l-1) + 1\};$   
    end if  
  end for  
end for  
print  $D$ ;
```

3. 代码示例

```
void ASM(char P[], char T[], int m, int n){  
    int D[m+1][n+1];  
    // 代价矩阵初始化  
    for (int j=0; j<=n; j++) {  
        D[0][j]=0;  
    }  
    for (int j=0; j<=m; j++) {  
        D[j][0]=j;  
    }  
    // 递推计算  
    for (int j=1; j<=n; j++) {  
        for (int i=1; i<=m; i++) {  
            if(P[i-1]==T[j-1]){  
                D[i][j]=min(D[i-1][j-1], D[i-1][j]+1);  
                D[i][j]=min(D[i][j], D[i][j-1]+1);  
            }  
        }  
    }  
}
```

```

        else{
            D[i][j]=min(D[i-1][j-1]+1,D[i-1][j]+1);
            D[i][j]=min(D[i][j],D[i][j-1]+1);
        }
    }
}
// 输出代价矩阵
for (int i=0; i<=m; i++) {
    if (i>0) {
        cout<<P[i-1]<<"\t";
    }
    else
        cout<<"\t";
    for (int j=0; j<=n; j++){
        cout<<D[i][j]<<"\t";

    }
    cout<<endl;
}
}
}

```

4 运行与测试

4.1 运行结果

以所有近似串匹配算法为例，主程序如下：

```

#include <iostream>
using namespace std;
void ASM(char P[],char T[],int m, int n);

int main(int argc, const char * argv[]) {
    char T[30],P[30];
    cout<<"Please_input_P(<30_chars):"<<endl;
    cin.getline(P,30,'\n');
    cout<<"Please_input_T(<30_chars):"<<endl;
    cin.getline(T,30,'\n');
    int m,n;
    cout<<"Please_input_m:"<<endl;
    cin>>m;
    cout<<"Please_input_n:"<<endl;
    cin>>n;
    cout<<"The_cost_matrix_is:"<<endl;
    cout<<"\t"<<"\t";
    for (int i=0; i<n; i++) {
        cout<<T[i]<<"\t";
    }
    ASM(P,T,m,n);
    return 0;
}

```

输出结果：

```

Please input P(<30 chars):
happy
Please input T(<30 chars):
Have a hsppy day.
Please input m:
5
Please input n:
17
The cost matrix is:
      H   a   v   e       a       h   s   p   p   y       d   a   y   .
h      0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0   0
h  1   1   1   1   1   1   1   1   1   1   1   1   1   1   1   1   1
a  2   2   1   2   2   2   1   2   1   1   2   2   2   2   2   1   2   2
p  3   3   2   2   3   3   2   2   2   2   1   2   3   3   3   2   2   3
p  4   4   3   3   3   4   3   3   3   3   2   1   2   3   4   3   3   3
y  5   5   4   4   4   4   4   4   4   4   3   2   1   2   3   4   3   4
Program ended with exit code: 0

```

可以看到，输出的代价矩阵最后一行的元素 $D(m, j)$ 即代表了 T 以 $T(j)$ 元素结尾的子串的最小近似匹配。例如：

$D(m, 12) = 1$, 匹配如下

$$hsppy \longleftrightarrow happy$$

即：将 s 修改为 a ;

$D(m, 13) = 2$ 匹配如下:

$$hsppy_ \longleftrightarrow happy$$

即：将 s 修改为 a , 将空格 $_$ 删去;

$D(m, 14) = 3$ 匹配如下:

$$hsppy_d \longleftrightarrow happy$$

即：将 s 修改为 a , 将空格 $_$ 删去，将 d 删去……

4.2 算法分析

考虑算法复杂度，在给定问题规模的情况下，即已知样本 P 的长度 m 和文本 T 的长度 n , 由于算法基本操作数为

$$n + m + n \times m$$

因此算法时间复杂度为 $O(n \times m)$ 。

若采用暴力搜索近似匹配，不同的选择方法总数为样本长度 m 的指数函数，计算量巨大。因此采用动态规划的近似串匹配算法是有巨大改进的。

4.3 算法的改进

1. 显式的对应关系

$D(m, j)$ 仅代表 T 以 $T(j)$ 元素结尾的子串的最小近似匹配，但我们并不知道该子串的长度，也不知道对应的操作。

可以通过设定一个矩阵 $B(m, n)$ 来存储操作结果:

当两字符对应且相等记录为 $B(i - 1, j - 1) = \text{'_'};$

当不等且 $D(i, j) = D(i-1, j-1) + 1$ 时, 记录为 $B(i-1, j-1) = 'r'$ (revise);

当 $D(i, j) = D(i-1, j)$ 时, 记录为 $B(i-1, j-1) = 'd'$ (delete);

当 $D(i, j) = D(i, j-1)$ 时, 记录为 $B(i-1, j-1) = 'i'$ (insert)。

以上述测试数据为例, 得到 B 矩阵如下 (注意 D 是 $(m+1) \times (n+1)$ 维的, 而 B 是 $m \times n$ 维的。)

		H	a	v	e	a		h	s	p	p	y		d	a	y
h		d	d	d	d	d	d	-	d	d	d	d	d	d	d	d
a		d	-	d	d	d	d	r	i	d	d	d	d	d	-	d
p		d	r	i	d	d	r	i	r	d	-	d	d	d	r	i
p		d	r	d	i	d	r	d	d	-	-	r	r	d	r	d
y		d	r	d	d	i	r	d	d	r	r	-	r	r	r	-

易见, $hsppy$ 与 $happy$ 的对应关系即为 'i_____'. 当然, 这种方法仍需判断 $P(i)$ 与 $T(j)$ 的关系以及 $D(i, j)$ 的取值情况, 并且对应关系不唯一。

一方面, 通过递归回溯可以实现对应关系的显示表达, 但其计算复杂度随 m 呈指数上升。

另一方面, 若在近似匹配过程中, 增加两个矩阵 $X(m, n), Y(m, n)$ 来记录 $D(i, j)$ 取值与 $D(i-1, j-1), D(i-1, j), D(i, j-1)$ 的关系, 即

(a) 若 $P(i) = T(j)$, 且 $D(i-1, j-1) = \min\{D(i-1, j-1), D(i-1, j) + 1, D(i, j-1) + 1\}$, 则

$$\begin{cases} X(i-1, j-1) = i-2 \\ Y(i-1, j-1) = j-2 \end{cases}$$

(b) 若 $P(i) = T(j)$, 且 $D(i-1, j) + 1 = \min\{D(i-1, j-1), D(i-1, j) + 1, D(i, j-1) + 1\}$, 则

$$\begin{cases} X(i-1, j-1) = i-2 \\ Y(i-1, j-1) = j-1 \end{cases}$$

(c) 若 $P(i) = T(j)$, 且 $D(i, j-1) + 1 = \min\{D(i-1, j-1), D(i-1, j) + 1, D(i, j-1) + 1\}$, 则

$$\begin{cases} X(i-1, j-1) = i-1 \\ Y(i-1, j-1) = j-2 \end{cases}$$

(d) 若 $P(i) \neq T(j)$, 且 $D(i-1, j-1) + 1 = \min\{D(i-1, j-1), D(i-1, j) + 1, D(i, j-1) + 1\}$, 则

$$\begin{cases} X(i-1, j-1) = i-2 \\ Y(i-1, j-1) = j-2 \end{cases}$$

(e) 若 $P(i) \neq T(j)$, 且 $D(i-1, j) + 1 = \min\{D(i-1, j-1), D(i-1, j) + 1, D(i, j-1) + 1\}$, 则

$$\begin{cases} X(i-1, j-1) = i-2 \\ Y(i-1, j-1) = j-1 \end{cases}$$

(f) 若 $P(i) \neq T(j)$, 且 $D(i, j-1) + 1 = \min\{D(i-1, j-1), D(i-1, j) + 1, D(i, j-1) + 1\}$, 则

$$\begin{cases} X(i-1, j-1) = i-1 \\ Y(i-1, j-1) = j-2 \end{cases}$$

事实上 X 与 Y 的作用是记录该位置的最小代价前驱，函数代码如下：

```
void ASM(char P[],char T[],int m, int n){
    int D[m+1][n+1];
    char B[m][n];
    int X[m][n];
    int Y[m][n];
    for (int j=0; j<=n; j++) {
        D[0][j]=0;
    }
    for (int j=0; j<=m; j++) {
        D[j][0]=j;
    }
    for (int j=1; j<=n; j++) {
        for (int i=1; i<=m; i++) {
            if(P[i-1]==T[j-1]){
                D[i][j]=min(D[i-1][j-1],D[i-1][j]+1);
                D[i][j]=min(D[i][j],D[i][j-1]+1);
                if (D[i][j]==D[i-1][j-1]) {
                    B[i-1][j-1]='_';
                    X[i-1][j-1]=i-2;
                    Y[i-1][j-1]=j-2;
                }
                else if (D[i][j]==D[i-1][j]+1) {
                    B[i-1][j-1]='d';
                    X[i-1][j-1]=i-2;
                    Y[i-1][j-1]=j-1;
                }
                else{
                    B[i-1][j-1]='i';
                    X[i-1][j-1]=i-1;
                    Y[i-1][j-1]=j-2;
                }
            }
            else{
                D[i][j]=min(D[i-1][j-1]+1,D[i-1][j]+1);
                D[i][j]=min(D[i][j],D[i][j-1]+1);
                if (D[i][j]==D[i-1][j-1]+1) {
                    B[i-1][j-1]='r';
                    X[i-1][j-1]=i-2;
                    Y[i-1][j-1]=j-2;
                }
                else if (D[i][j]==D[i-1][j]+1){
                    B[i-1][j-1]='d';
                    X[i-1][j-1]=i-2;
                    Y[i-1][j-1]=j-1;
                }
                else{
                    B[i-1][j-1]='i';
                    X[i-1][j-1]=i-1;
                    Y[i-1][j-1]=j-2;
                }
            }
        }
    }
    for (int i=0; i<=m; i++) {
```

```

        if (i>0) {
            cout<<P[i-1]<<"\t";
        }
        else
            cout<<"\t";
        for (int j=0; j<=n; j++){
            cout<<D[i][j]<<"\t";

        }
        cout<<endl;
    }
    cout<<"-----"<<endl;
    cout<<"Matrix_X:"<<endl;
    for (int i=0; i<m; i++) {
        cout<<P[i]<<"\t"<<"\t";
        for (int j=0; j<n; j++){
            cout<<X[i][j]<<"\t";

        }
        cout<<endl;
    }
    cout<<"-----"<<endl;
    cout<<"Matrix_Y:"<<endl;
    for (int i=0; i<m; i++) {
        cout<<P[i]<<"\t"<<"\t";
        for (int j=0; j<n; j++){
            cout<<Y[i][j]<<"\t";

        }
        cout<<endl;
    }
    cout<<"-----"<<endl;
    cout<<"Matrix_B:"<<endl;
    for (int i=0; i<m; i++) {
        cout<<P[i]<<"\t"<<"\t";
        for (int j=0; j<n; j++){
            cout<<B[i][j]<<"\t";

        }
        cout<<endl;
    }
    cout<<"-----"<<endl;
    for (int k=0; k<n; k++) {
        char c[m+n];
        int l=0;
        int i2,j2;
        for (int i=m-1,j=k;(i>=0 && j>=0);) {
            c[l]=B[i][j];
            l++;
            i2=X[i][j];
            j2=Y[i][j];
            i=i2;j=j2;

        }
        // 若子串长度不足$m$, 则前面部分的对应关系必为删除delete

```

输出结果如下：

如图,以任意一个字符 $T(j)$ 结束的最近似匹配子串的长度和对应关系都可以确定下来。例如,由 $\underline{r} \quad \underline{\quad} \quad i$

可知, 以 $T(12) = _$ 结尾的近似匹配子串长度为 6, 即为 *hsppy*_, 对应的操作是将 *happy* 的第二位进行修改操作、最后一位之后进行插入操作。

2. 多文本最小近似配对

只需遍历每个文本, 计算出其与样本的代价矩阵, 计算出其中最小的 K - 近似匹配值, 找出该值所对应的文本即可。

5 总结

在近似串匹配算法中, 若直接采用穷举法, 由于允许有三种不同操作, 两个字符串的对应关系有很多选择, 并且文本的子串长度也有多种选择, 计算量极大。但是我们采用了动态规划方法, 计算复杂度仅有 $O(m \times n)$, 极大地减少了算法复杂度, 十分便捷。