

# 《算法设计与分析》

## 课程实验报告



专业： 计算机科学与技术

班级： 2021211304

姓名： 杨晨

学号： 2021212171

# 1 概述

## 1.1 实验内容

编程实现下述 3 个算法，并利用给定的数据，验证算法正确性，三选一

### 1. 哈夫曼编码

- 针对“附件 2. 哈夫曼编码输入文本-23”给出的文本信息，构造哈夫曼编码，文本中的数字 0-9、空格、标点符号、控制符参与编码，英文字母区分大小写
- 统计 26 个英文字母、数字 0-9、空格、标点符号、控制符的出现频率
- 对 a, b, c,...,x, y, z, 0,...,9, 空格, 标点符号, 设计哈夫曼编码
- 按照哈夫曼编码，对输入文本重新编码
- 统计采用哈夫曼编码，输入文本需要的存储比特数，并与定长编码方式需要的存储比特数进行比较

### 2. 单源最短路径

- 利用“附件 1-1. 基站图的邻接矩阵-v1-23”给出的 LTE 网络基站数据，以基站为顶点，以基站间的距离连线为边，组成图，计算图中的单源最短路径
- 图构造  
从昆明 LTE 网络中，选取部分基站，计算基站间的距离，在部分基站间引入边，得到图
  - 对 22 个基站顶点组成的图，以基站 567443 为源点  
计算 567443 到其它各点的单源最短路径  
计算 567443 到 33109 的最短路径
  - 对 42 个基站顶点组成的图，以基站 565845 为源点  
计算 565845 到其它各点的单源最短路径  
计算 565845 到 565667 的最短路径

### 3. 最小生成树

- 利用“附件 1-1. 基站图的邻接矩阵-v1-23”给出的 LTE 网络基站数据，以基站为顶点，以基站间的距离连线为边，组成图，计算图的最小生成树
  - 图构造  
从昆明 LTE 网络中，选取部分基站，计算基站间的距离，在部分基站间引入边，得到 22 个基站顶点组成的图  
42 个基站顶点组成的图
  - 采用 K 算法，或 P 算法，二选一
  - 给出最小生成树的成本/代价/耗费 cost
  - 做图，展现最小生成树
- \* 注：可以在原图上，用红色、粗线条，标记最小生成树

## 1.2 开发环境

- Windows10

- PyCharm 2023.2.4 (Professional Edition)
- Visual Studio Code 1.84.2

## 2 实验过程

### 2.1 哈夫曼编码

#### 2.1.1 介绍

哈夫曼编码是一种用于数据压缩的算法。它通过对不同字符赋予不同的编码，使得出现频率较高的字符具有较短的编码，从而达到压缩数据的目的。哈夫曼编码的基本思想是根据字符的频率构建一棵二叉树，频率越高的字符离根节点越近，频率越低的字符离根节点越远。在构建的二叉树中，从根节点到叶子节点的路径上的编码表示对应字符。

#### 2.1.2 算法描述

下面是使用 C++ 实现的哈夫曼编码算法的伪代码：

---

**Algorithm 1** 哈夫曼编码算法

---

```
1: procedure BUILDTREE(freq)
2:   创建优先队列 pq
3:   for all (c, f) in freq do
4:     if c 为控制符 then
5:       continue
6:     创建新的 HuffmanNode 节点 n, 设置 n 的字符为 c, 频率为 f, 左子节点和右子节点
       为空
7:     将 n 插入 pq
8:   while pq 的大小大于 1 do
9:     从 pq 中取出频率最小的两个节点 left 和 right
10:    创建新的 HuffmanNode 节点 parent, 设置 parent 的字符为空字符, 频率为 left 和
      right 的频率之和, 左子节点为 left, 右子节点为 right
11:    将 parent 插入 pq
12:  return pq 中剩下的唯一节点作为根节点
13: procedure GENERATECODES(root, code, codes)
14:  if root 为空 then
15:    return
16:  if root 的左子节点和右子节点都为空 then
17:    将 code 赋值给 codes[root], 表示 root 的编码为 code
18:    return
19:  调用 GENERATECODES(root 的左子节点, code + "0", codes)
20:  调用 GENERATECODES(root 的右子节点, code + "1", codes)
```

---

### 2.1.3 分析

哈夫曼编码算法的时间复杂度主要集中在两个步骤:构建优先队列 *pq* 和生成编码字典 *codes*。假设输入文本中有  $n$  个不同的字符。

在构建优先队列的过程中,需要将  $n$  个节点插入到优先队列中,每次插入的时间复杂度为  $O(\log n)$ 。因此,构建优先队列的时间复杂度为  $O(n \log n)$ 。

在生成编码字典的过程中,对于每个字符,需要在哈夫曼树上进行遍历以找到对应的编码。由于哈夫曼树是一棵二叉树,最坏情况下需要遍历树的高度,即  $O(\log n)$ 。因此,生成编码字典的时间复杂度为  $O(n \log n)$ 。

综上所述,哈夫曼编码算法的总时间复杂度为  $O(n \log n)$ 。

### 2.1.4 运行结果

字符	频率	哈夫曼编码	定长编码
B	1	1111000010100	000000

P	1	1111000010111	000001
M	1	1111000010101	000010
D	4	11110001110	000011
L	1	001011001000	000100
"	2	101010011000	000101
H	2	001011001001	000110
S	8	1010100101	000111
G	3	00101100111	001000
F	3	00101100110	001001
z	4	11110000010	001010
O	3	00101100101	001011
x	8	1111000100	001100
C	5	11110001111	001101
j	2	111100001000	001110
/	2	111100000111	001111
T	15	101010001	010000
'	2	101010011010	010001
b	103	011110	010010
y	129	101011	010011
1	11	001011000	010100
l	291	11101	010101
g	176	00110	010110
,	55	0111110	010111
f	78	001010	011000
I	7	1010100001	011001
2	2	101010011001	011010
m	243	10100	011011
r	372	0101	011100
4	2	111100001001	011101
o	470	1001	011110
	1078	110	011111
w	77	1111001	100000
a	422	0110	100001
\n	26	00101111	100010
3	2	101010011011	100011
n	317	11111	100100
t	513	1011	100101
W	8	1010100100	100110
-	23	00101101	100111
h	265	11100	101000
i	442	1000	101001
.	66	1010101	101010
s	364	0100	101011
e	677	000	101100
)	8	1111000011	101101
d	158	111101	101110
(	8	1111000000	101111

c	212	01110	110000
5	2	111100000110	110001
p	186	00111	110010
:	6	1010100000	110011
u	167	00100	110100
k	26	00101110	110101
;	1	1111000010110	110110
v	59	0111111	110111
A	9	1111000101	111000
6	8	1010100111	111001
q	9	1111000110	111010

哈夫曼编码存储比特数：31635 比特

定长编码存储比特数：42870 比特

哈夫曼编码相较定长编码节省空间 26.2071%

图 1: 哈夫曼编码后的输出文本

## 2.1.5 结论

哈夫曼编码是一种有效的数据压缩算法，通过根据字符频率分配不同的编码来实现数据的压缩。该算法的时间复杂度为  $O(n \log n)$ ，其中  $n$  是不同字符的数量。通过比较哈夫曼编码和定长编码的存储比特数，我们可以看到哈夫曼编码在频率较高的字符上具有更好的压缩效果。因此，哈夫曼编码在数据压缩和存储方面具有广泛的应用前景。

## 2.2 单源最短路径

### 2.2.1 介绍

单源最短路径问题是在给定一个加权有向图中寻找从一个固定起点到所有其他顶点的最短路径的问题。该问题在实际应用中具有广泛的应用，例如路由算法、地图导航等。下面是 Dijkstra 算法，它是解决单源最短路径问题的经典算法之一。

### 2.2.2 算法描述

Dijkstra 算法是一种贪心算法，用于解决单源最短路径问题。它通过逐步确定从起点到每个顶点的最短路径，并将其保存在一个距离数组中。

---

**Algorithm 2** Dijkstra 算法

---

```
1: procedure DIJKSTRA(adjacency_matrix, start)
2:    $n \leftarrow$  邻接矩阵的大小
3:   初始化 dis 为长度为  $n$  的数组，初始值为正无穷  $\triangleright dis[i]$  表示从 start 到  $i$  的最短距离
4:    $dis[start] \leftarrow 0$ 
5:   初始化 visited 为长度为  $n$  的数组，初始值为 False
6:   for  $i \leftarrow 0$  to  $n - 1$  do
7:      $u \leftarrow -1$ 
8:      $min\_dis \leftarrow$  正无穷
9:     for  $j \leftarrow 0$  to  $n - 1$  do
10:      if not visited[ $j$ ] and  $dis[j] < min\_dis$  then
11:         $u \leftarrow j$ 
12:         $min\_dis \leftarrow dis[j]$ 
13:     if  $u = -1$  then
14:       break
15:     visited[ $u$ ]  $\leftarrow$  True
16:     for  $v \leftarrow 0$  to  $n - 1$  do
17:       if adjacency_matrix[ $u$ ][ $v$ ] = -1 then
18:         continue
19:       if not visited[ $v$ ] and  $dis[v] > dis[u] + adjacency\_matrix[u][v]$  then
20:          $dis[v] \leftarrow dis[u] + adjacency\_matrix[u][v]$ 
21:   if  $len(visited) \neq n$  then
22:     print 不连通
23:   return None
24: return dis
```

---

### 2.2.3 分析和改进

原始的 Dijkstra 算法的时间复杂度为  $O(V^2)$ ，其中  $V$  是顶点的数量。然而，通过使用优先队列（例如堆）来维护候选顶点集合，我们可以改进算法的时间复杂度。

以下是改进后的 Dijkstra 算法的伪代码：

---

**Algorithm 3** 改进后的 Dijkstra 算法

---

```
1: procedure DIJKSTRA_SAVING_TIME(adjacency_matrix, start)
2:   初始化 dis 为长度为 n 的数组, 初始值为正无穷
3:   dis[start]  $\leftarrow$  0
4:   初始化 visited 为长度为 n 的数组, 初始值为 False
5:   初始化空的优先队列 heap
6:   将 (0.0, start) 插入 heap
7:   while heap 不为空 do
8:     (d, u)  $\leftarrow$  从 heap 中弹出最小元素
9:     if visited[u] then
10:      continue
11:     visited[u]  $\leftarrow$  True
12:     for v  $\leftarrow$  0 to n - 1 do
13:       if adjacency_matrix[u][v] = -1 then
14:         continue
15:       if not visited[v] and dis[v] > dis[u] + adjacency_matrix[u][v] then
16:         dis[v]  $\leftarrow$  dis[u] + adjacency_matrix[u][v]
17:         将 (dis[v], v) 插入 heap
18:   if len(visited)! = n then
19:     print 不连通
20:   return None
21: return dis
```

---

改进后的 Dijkstra 算法的时间复杂度为  $O((V + E) \log V)$ , 其中  $V$  是顶点的数量,  $E$  是边的数量。通过使用优先队列来选择下一个最短路径顶点, 我们减少了在每次迭代中查找最小距离顶点的时间。

## 2.2.4 运行结果

以 567443 为起点, 到各点的最短距离为

```
33109: 1956.93
565696: 1343.41
566631: 761.94
566720: 2111.29
566742: 302.54
566747: 1988.14
566750: 683.09
566751: 1622.91
566783: 344.55
566798: 1778.06
566802: 963.85
```



566967: 1562.25

566993: 988.63

566999: 2072.92

567203: 1592.31

567238: 780.89

567260: 244.05

567322: 1582.91

567439: 1309.05

567443: 0.00

567547: 1733.00

568098: 810.56

以 567443 为起点, 到 33109 的最短距离为:1956.93

经验证, 优化后的 `dijkstra` 算法正确

以 565845 为起点, 到各点的最短距离为

565675: 1369.37

565621: 1928.90

565667: 2900.12

567510: 645.04

565801: 1153.11

566010: 403.43

567891: 2401.90

565492: 2223.01

565558: 2171.29

565627: 2697.46

565572: 2440.92

565610: 2025.89

565859: 2050.98

565630: 1468.96

565559: 2381.34

565845: 0.00

565527: 2594.34

565633: 2347.84

565496: 2308.24

565865: 2489.07

565773: 2281.46

567531: 1402.79

565516: 1918.10

565393: 2339.03

565753: 1122.45

33566: 2169.68

566074: 1573.64

565648: 1997.17

567526: 488.24

565551: 1806.75

565631: 843.92

565608: 1883.38

```
567500: 1055.67
565531: 2161.48
565562: 853.57
32788: 2187.66
567497: 1561.46
566316: 2592.69
568056: 2787.20
565964: 741.61
567618: 1655.16
565898: 978.43
以 565845 为起点, 到 565667 的最短距离为:2900.12
经验证, 优化后的 dijkstra 算法正确
```

### 2.2.5 结论

上面介绍了单源最短路径问题及其解决方案, 介绍了 Dijkstra 算法的原始版本和改进版本, 并分析了它们的时间复杂度。通过使用优先队列, 改进后的 Dijkstra 算法能够更高效地找到最短路径。在实际应用中, Dijkstra 算法被广泛应用于解决单源最短路径问题。

## 2.3 最小生成树

### 2.3.1 介绍

最小生成树是图论中的一个重要概念, 用于找到一个连通图的最小权重生成树。最小生成树在很多应用中都有广泛的应用, 例如网络设计、电路设计、城市规划等。下面将介绍两种常用的最小生成树算法: Kruskal 算法和 Prim 算法。

### 2.3.2 算法描述

Kruskal 算法是一种基于边的贪心算法, 用于构建最小生成树。它的基本思想是从图的边集中选择具有最小权重的边, 然后逐步扩展生成树, 直到生成树包含了所有的顶点。下面是 Kruskal 算法的伪代码描述:

---

**Algorithm 4** Kruskal 算法

---

```
1: function KRUSKAL(adjacency_matrix) ▷ 最小生成树, Kruskal 算法, 时间复杂度  $O(E \log E)$ 
2:   function FIND(parent, i) ▷ 查找节点 i 的根节点
3:     while parent[i]  $\neq$  i do
4:        $i \leftarrow$  parent[i]
5:     return i
6:   procedure UNION(parent, i, j) ▷ 合并 i 和 j 所在的集合
7:      $i_{\text{root}} \leftarrow$  find(parent, i)
8:      $j_{\text{root}} \leftarrow$  find(parent, j)
9:     if  $i_{\text{root}} \neq j_{\text{root}}$  then
10:       parent[ $i_{\text{root}}$ ]  $\leftarrow$   $j_{\text{root}}$ 
11:    $n \leftarrow$  len(adjacency_matrix)
12:   edges_list  $\leftarrow$  []
13:   for  $i \leftarrow 0$  到  $n - 1$  do
14:     for  $j \leftarrow 0$  到  $n - 1$  do
15:       if adjacency_matrix[i][j]  $\neq -1$  then
16:         edges_list.append((i, j, adjacency_matrix[i][j]))
17:   edges_list.sort(key =  $\lambda x : x[2]$ )
18:   edges  $\leftarrow$  []
19:   min_cost  $\leftarrow$  0
20:   parent  $\leftarrow$  [i for i in range(n)]
21:   for u, v, cost in edges_list do
22:     if find(parent, u)  $\neq$  find(parent, v) then
23:       union(parent, u, v)
24:       min_cost  $\leftarrow$  min_cost + cost
25:       edges.append((u, v))
26:   if len(edges) =  $n - 1$  then
27:     break
28:   if len(edges)  $\neq$   $n - 1$  then
29:     print('不连通')
30:     return None
31:   return min_cost, edges
```

---

Prim 算法是一种基于顶点的贪心算法, 用于构建最小生成树。它的基本思想是从一个顶点开始, 逐步选择与当前生成树连接的具有最小权重的边所连接的顶点, 直到生成树包含了所有的顶点。下面是 Prim 算法的伪代码描述:

---

**Algorithm 5** Prim 算法

---

```
1: function PRIM(adjacency_matrix) ▷ 最小生成树, Prim 算法, 时间复杂度  $O(n^2)$ 
2:   Input: 邻接矩阵 adjacency_matrix
3:   Output: 最小生成树的权值
4:    $n \leftarrow \text{len}(\text{adjacency\_matrix})$ 
5:   min_cost  $\leftarrow 0$ 
6:   lowcost  $\leftarrow [\infty] * n$ 
7:   lowcost[0]  $\leftarrow 0$ 
8:   visited  $\leftarrow [\text{False}] * n$ 
9:   edges  $\leftarrow []$  ▷ 最小生成树的边
10:  for  $\_ \leftarrow 0$  to  $n - 1$  do
11:    min_dis  $\leftarrow \infty$ 
12:     $u \leftarrow -1$ 
13:    for  $i$  in  $\text{range}(n)$  do
14:      if not visited[ $i$ ] and lowcost[ $i$ ] < min_dis then
15:        min_dis  $\leftarrow$  lowcost[ $i$ ]
16:         $u \leftarrow i$ 
17:    if  $u = -1$  then
18:      break
19:     $pre\_u \leftarrow \text{next}(pre\_u \text{ for } pre\_u \text{ in } \text{range}(n) \text{ if } \text{adjacency\_matrix}[pre\_u][u] = \text{min\_dis})$ 
20:    edges.append(( $pre\_u, u$ ))
21:    min_cost  $\leftarrow$  min_cost + min_dis
22:    visited[ $u$ ]  $\leftarrow$  True
23:    for  $v$  in  $\text{range}(n)$  do
24:      if adjacency_matrix[ $u$ ][ $v$ ] = -1 then
25:        continue
26:      if not visited[ $v$ ] and adjacency_matrix[ $u$ ][ $v$ ] < lowcost[ $v$ ] then
27:        lowcost[ $v$ ]  $\leftarrow$  adjacency_matrix[ $u$ ][ $v$ ]
28:  if len(visited)  $\neq n$  then
29:    print(' 不连通')
30:    return None
31:  return min_cost, edges
```

---

### 2.3.3 分析和改进

Kruskal 算法的时间复杂度为  $O(E \log E)$ , 其中  $E$  是边的数量。算法首先对边的集合进行排序, 时间复杂度为  $O(E \log E)$ ; 然后通过并查集的操作判断边是否形成环路, 并将不形成环路的边添加到最小生成树中, 时间复杂度为  $O(E\alpha(V))$ , 其中  $\alpha(V)$  是 Ackermann 函数的反函数, 近

似于  $O(\log V)$ 。综合考虑，Kruskal 算法使用并查集后的时间复杂度可以近似看作  $O(E \log E + \alpha(V))$ 。由于通常  $E$  远小于  $V^2$ ，因此可以进一步简化为  $O(E \log V)$ 。

Prim 算法的时间复杂度为  $O(n^2)$ ，其中  $n$  是图中顶点的数量。算法的时间复杂度主要来自于每次找到未访问顶点中的最小 lowcost 值的操作，需要遍历  $n$  个顶点，每次遍历需要  $O(n)$  的时间。同时，更新最小距离、标记顶点访问状态以及添加边的操作都可以在常数时间内完成。

然而，如果图是稀疏的，即顶点数  $n$  远大于边数  $E$ ，可以考虑使用优先队列（例如最小堆）来维护未访问顶点中的最小 lowcost 值，从而将时间复杂度降低，这样可以更快地找到最小值。伪代码如下：

---

**Algorithm 6** 堆优化 Prim 算法

---

```

1: function PRIM(adjacency_matrix)
2:    $n \leftarrow \text{len}(\text{adjacency\_matrix})$ 
3:    $\text{min\_cost} \leftarrow 0$ 
4:    $\text{lowcost} \leftarrow [\infty] * n$ 
5:    $\text{lowcost}[0] \leftarrow 0$ 
6:    $\text{visited} \leftarrow [\text{False}] * n$ 
7:    $\text{heap} \leftarrow [(0.0, 0)]$  ▷ (权值, 下标)
8:    $\text{edges} \leftarrow []$  ▷ 最小生成树的边
9:   while heap is not empty do
10:     $(\text{cost}, u) \leftarrow \text{heappop}(\text{heap})$ 
11:    if  $\text{visited}[u]$  then
12:      continue
13:     $\text{min\_cost} \leftarrow \text{min\_cost} + \text{cost}$ 
14:     $\text{visited}[u] \leftarrow \text{True}$ 
15:     $\text{pre\_u} \leftarrow \text{next}((\text{pre\_u for pre\_u in range}(n) \text{ if } \text{adjacency\_matrix}[\text{pre\_u}][u] = \text{cost}), \text{None})$ 
16:     $\text{edges.append}((\text{pre\_u}, u))$ 
17:    for  $v$  in  $\text{range}(n)$  do
18:      if  $\text{adjacency\_matrix}[u][v] = -1$  then
19:        continue
20:      if not  $\text{visited}[v]$  and  $\text{adjacency\_matrix}[u][v] < \text{lowcost}[v]$  then
21:         $\text{lowcost}[v] \leftarrow \text{adjacency\_matrix}[u][v]$ 
22:         $\text{heappush}(\text{heap}, (\text{lowcost}[v], v))$ 
23:  if  $\text{len}(\text{visited}) \neq n$  then
24:    print(' 不连通')
25:    return None
26:  return  $\text{min\_cost}, \text{edges}$ 

```

---

优化后的 Prim 算法的时间复杂度为  $O((V + E) \log V)$ ，其中  $V$  是顶点的数量， $E$  是边的数量。算法使用了优先队列来选择具有最小权重的边，每次从队列中取出具有最小权重的边的时

间复杂度为  $O(\log V)$ 。在每次选择边后，需要更新与新加入的顶点相连的边的权重，并将其插入优先队列中，时间复杂度为  $O(E \log V)$ 。因此，总的时间复杂度为  $O((V + E) \log V)$ 。

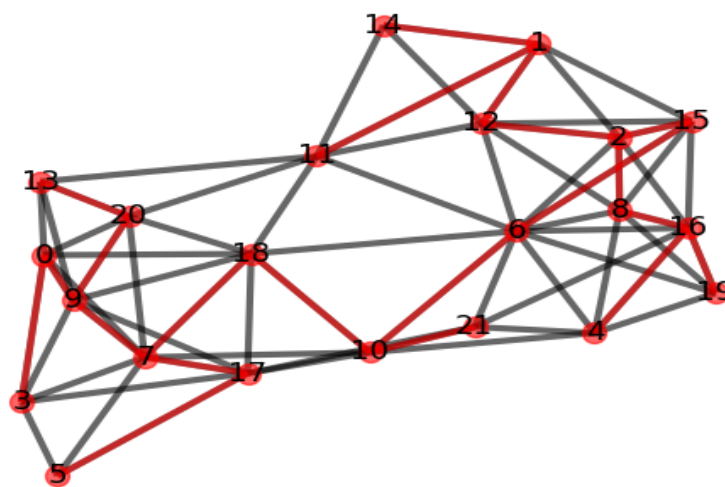
### 2.3.4 运行结果

Prim算法最小生成树的权值：6733.57

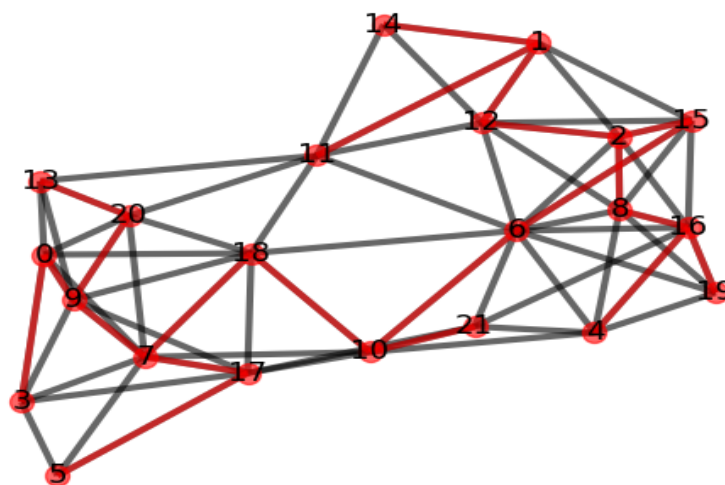
Kruskal算法最小生成树的权值：6733.57

经检验，Prim算法和Prim\_saving\_time算法结果相同

数据集1的Prim算法



数据集1的Kruskal算法

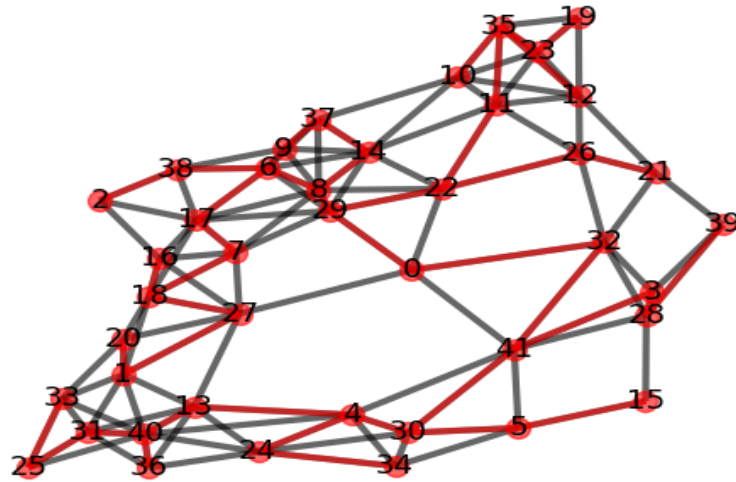


Prim算法最小生成树的权值：13027.03

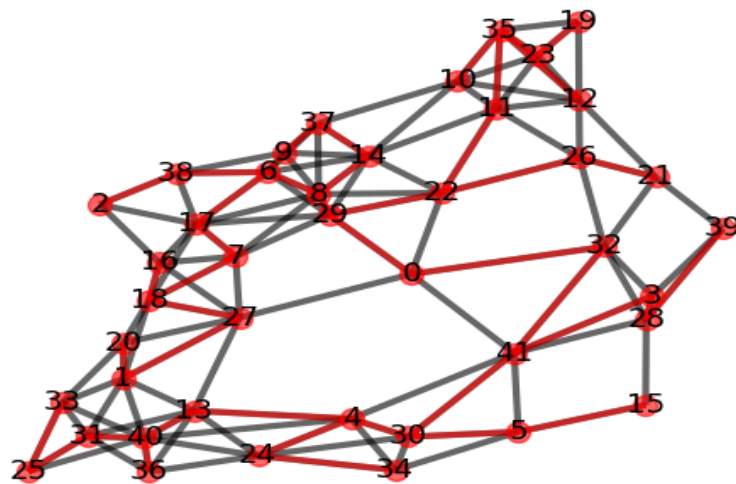
Kruskal算法最小生成树的权值：13027.03

经检验，Prim算法和Prim\_saving\_time算法结果相同

数据集2的Prim算法



数据集2的Kruskal算法



### 2.3.5 结论

综上所述，Prim 算法和 Kruskal 算法都是用于解决最小生成树问题的常见算法。两种算法都可以用于求解最小生成树问题，选择哪种算法取决于具体的应用场景和问题要求。Prim 算法在稠密图上的效果较好，而 Kruskal 算法在稀疏图上的效果较好。

## 3 附录：完整代码

### 3.1 哈夫曼编码

```
#include <iostream>
#include <fstream>
#include <string>
#include <unordered_map>
#include <vector>
#include <queue>
#include <bitset>
#include <iomanip>
#include <cmath>

void input(std::unordered_map<char, int> &freq)
{
    std::ifstream file("附件2.哈夫曼编码输入文本-23.txt");

    if (!file.is_open())
    {
        std::cout << "无法打开文件！" << std::endl;
        return;
    }

    char c;
    while (file.get(c))
    {
        if (freq.find(c) == freq.end())
        {
            freq[c] = 1;
        }
        else
        {
            freq[c]++;
        }
    }

    file.close();
}
```



```

class HuffmanNode
{
public:
    char character;
    int frequency;
    HuffmanNode *left;
    HuffmanNode *right;
    // 构造函数
    HuffmanNode(char c, int freq) : character(c), frequency(freq), left(nullptr),
        right(nullptr) {}
};

struct CompareNodes // 用于优先队列的比较函数，使得优先队列中的节点按照频率从小到大
    排列
{
    bool operator()(HuffmanNode *a, HuffmanNode *b)
    {
        return a->frequency > b->frequency;
    }
};

HuffmanNode *buildTree(std::unordered_map<char, int> &freq)
{
    std::priority_queue<HuffmanNode *, std::vector<HuffmanNode *>, CompareNodes> pq
        ;
    for (auto &p : freq)
    {
        pq.push(new HuffmanNode(p.first, p.second));
    }

    while (pq.size() > 1)
    {
        HuffmanNode *left = pq.top();
        pq.pop();
        HuffmanNode *right = pq.top();
        pq.pop();
        HuffmanNode *parent = new HuffmanNode('\0', left->frequency + right->
            frequency);
        parent->left = left;
        parent->right = right;
        pq.push(parent);
    }

    return pq.top();
}

void generateCodes(HuffmanNode *root, std::string code, std::unordered_map<char,

```

```

std::string> &codes)
{
    if (root == nullptr)
    {
        return;
    }

    if (root->left == nullptr && root->right == nullptr)
    {
        codes[root->character] = code;
        return;
    }

    generateCodes(root->left, code + "0", codes);
    generateCodes(root->right, code + "1", codes);
}

void printFrequenciesAndCodes(std::unordered_map<char, int> &freq, std:::
    unordered_map<char, std::string> &codes)
{
    int totalBitsHuffman = 0;
    int totalBitsFixed = 0;
    int bitLength = ceil(log2(freq.size())); // 定长编码的二进制数的位数
    int count = 0;                          // 用于计算定长编码的二进制数

    std::cout << std::left << std::setw(8) << "字符" << std::setw(8) << "频率" <<
        std::setw(16) << "哈夫曼编码" << std::setw(16) << "定长编码" << std::endl;
    for (auto &p : freq)
    {
        char character = p.first;
        int frequency = p.second;

        std::string huffmanCode = codes[character];
        std::string fixedCode = std::bitset<8>(count++).to_string();
        fixedCode = fixedCode.substr(fixedCode.length() - bitLength, bitLength);

        totalBitsHuffman += frequency * huffmanCode.length();
        totalBitsFixed += frequency * bitLength;

        if (character == '\n') // 换行符
        {
            std::cout << std::left << std::setw(8) << "\\n" << std::setw(8) <<
                frequency << std::setw(16) << huffmanCode << std::setw(16) <<
                fixedCode << std::endl;
            continue;
        }
    }
}

```

```

        std::cout << std::left << std::setw(8) << character << std::setw(8) <<
            frequency << std::setw(16) << huffmanCode << std::setw(16) << fixedCode
            << std::endl;
    }

    std::cout << "哈夫曼编码存储比特数: " << totalBitsHuffman << "比特" << std::
        endl;
    std::cout << "定长编码存储比特数: " << totalBitsFixed << "比特" << std::endl;
    std::cout << "哈夫曼编码相较定长编码节省空间" << (1 - (double)totalBitsHuffman
        / totalBitsFixed) * 100 << "%" << std::endl;
}

void encode(std::unordered_map<char, int> &freq, std::unordered_map<char, std::
    string> &codes)
{
    std::ifstream file("附件2.哈夫曼编码输入文本-23.txt");

    if (!file.is_open())
    {
        std::cout << "无法打开文件! " << std::endl;
        return;
    }

    std::ofstream fileEncoded("附件2.哈夫曼编码输出文本-23.txt");

    if (!fileEncoded.is_open())
    {
        std::cout << "无法打开文件! " << std::endl;
        return;
    }

    char c;
    while (file.get(c))
    {
        if (c == '\n') // 控制符不参与编码
        {
            fileEncoded << c;
            continue;
        }
        fileEncoded << codes[c];
    }

    file.close();
    fileEncoded.close();
}

int main()

```

```

{
    std::unordered_map<char, int> freq;
    input(freq);
    HuffmanNode *root = buildTree(freq);
    std::unordered_map<char, std::string> codes;
    generateCodes(root, "", codes);
    printFrequenciesAndCodes(freq, codes);
    encode(freq, codes);
    return 0;
}

```

## 3.2 单源最短路径

```

import pandas as pd
import heapq
import numpy as np

def init_data(num):
    """
    初始化数据
    :param num: 数据集编号,[1,2]
    :return: 邻接矩阵, 下标对应的基站id
    """
    df = pd.read_excel('附件1-1.基站图的邻接矩阵-v1-23.xls', sheet_name='数据' +
                       num, header=None)
    size = 0
    if num == '1':
        size = 24
    elif num == '2':
        size = 44
    # 邻接矩阵
    adjacency_matrix = df.values[2:size, 2:size].astype(float)
    # 下标对应的基站id
    station_ids = df.values[2:size, 1].astype(int)
    return adjacency_matrix, station_ids

# 单源最短路径dijkstra算法, 时间复杂度O(V^2)
def dijkstra(adjacency_matrix, start):
    """
    单源最短路径dijkstra算法, 时间复杂度O(V^2)
    :param adjacency_matrix: 邻接矩阵
    :param start: 起点
    :return: dis[i]表示从start到i的最短距离
    """

```

```

n = len(adjacency_matrix)
# 初始化
dis = [float('inf')] * n
dis[start] = 0
visited = [False] * n

for i in range(n):
    u = -1
    min_dis = float('inf')
    for j in range(n):
        if not visited[j] and dis[j] < min_dis:
            u = j
            min_dis = dis[j]
    if u == -1:
        break
    visited[u] = True
    for v in range(n):
        if adjacency_matrix[u][v] == -1:
            continue
        if not visited[v] and dis[v] > dis[u] + adjacency_matrix[u][v]:
            dis[v] = dis[u] + adjacency_matrix[u][v]

if len(visited) != n:
    print('不连通')
    return None

return dis

# 单源最短路径dijkstra算法，时间复杂度O((V+E)logV)
def dijkstra_saving_time(adjacency_matrix, start):
    """
    单源最短路径dijkstra算法，时间复杂度O((V+E)logV)
    :param adjacency_matrix: 邻接矩阵
    :param start: 起点
    :return: dis[i]表示从start到i的最短距离
    """
    n = len(adjacency_matrix)
    # 初始化
    dis = [float('inf')] * n
    dis[start] = 0
    visited = [False] * n

    heap = [(0.0, start)]

    while heap:
        d, u = heapq.heappop(heap)

```

```

        if visited[u]:
            continue
        visited[u] = True
        for v in range(n):
            if adjacency_matrix[u][v] == -1:
                continue
            if not visited[v] and dis[v] > dis[u] + adjacency_matrix[u][v]:
                dis[v] = dis[u] + adjacency_matrix[u][v]
                heapq.heappush(heap, (dis[v], v))

    if len(visited) != n:
        print('不连通')
        return None

    return dis

def solve(num, start, end):
    """
    解决问题
    :param num: 数据集编号, [1,2]
    :param start: 起点id
    :param end: 终点id
    """
    adjacency_matrix, station_ids = init_data(num)
    start = np.where(station_ids == start)[0][0]
    end = np.where(station_ids == end)[0][0]
    dist = dijkstra(adjacency_matrix, start)
    print(f'\033[93m以{station_ids[start]}为起点, 到各点的最短距离为\033[0m')
    for i in range(len(dist)):
        print(f'{station_ids[i]}:{dist[i]:.2f}')
    print(f'\033[92m以{station_ids[start]}为起点, 到{station_ids[end]}的最短距离为{dist[end]:.2f}\033[0m')
    # 验证优化后的dijkstra算法
    new_dist = dijkstra_saving_time(adjacency_matrix, start)
    if dist == new_dist:
        print('\033[92m经验证, 优化后的dijkstra算法正确\033[0m')
    else:
        print('\033[91m经验证, 优化后的dijkstra算法错误\033[0m')
    print()

if __name__ == '__main__':
    solve('1', 567443, 33109)
    solve('2', 565845, 565667)

```

### 3.3 最小生成树

```
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import networkx as nx
import heapq
import matplotlib

matplotlib.rc("font", family="SimHei", weight="bold") # 解决中文乱码
plt.rcParams["axes.unicode_minus"] = False # 解决负号无法显示的问题

def init_data(num):
    """
    初始化数据
    :param num: 数据集编号,[1,2]
    :return: 邻接矩阵, 下标对应的基站id
    """
    df = pd.read_excel('附件1-1.基站图的邻接矩阵-v1-23.xls', sheet_name='数据' +
                      num, header=None)
    size = 0
    if num == '1':
        size = 24
    elif num == '2':
        size = 44
    # 邻接矩阵
    adjacency_matrix = df.values[2:size, 2:size].astype(float)
    # 下标对应的基站id
    station_ids = df.values[2:size, 1].astype(int)
    return adjacency_matrix, station_ids

def draw(adjacency_matrix, edges, title):
    """
    绘制最小生成树的图形
    :param adjacency_matrix: 邻接矩阵
    :param edges: 最小生成树的边
    :param title: 图形标题
    """
    G = nx.Graph()
    n = len(adjacency_matrix)

    # 添加顶点
    for i in range(n):
        G.add_node(i)

    min_edge = []
```

```

if edges[0][0] is None: # 去掉第一个空边(None, 0)
    min_edge = edges[1:]
else: # Kruskal算法没有空边
    min_edge = edges

# 添加边
for i in range(n):
    for j in range(n):
        if adjacency_matrix[i][j] != -1:
            G.add_edge(i, j, weight=adjacency_matrix[i][j])

# 绘制图形
pos = nx.spring_layout(G, seed=1)
fig, ax = plt.subplots()
ax.set_title(title)
nx.draw(G, pos, node_size=100, node_color='red', edge_color='black', width=3.0,
        alpha=0.6, ax=ax)
nx.draw_networkx_labels(G, pos, font_size=13, font_color='black', alpha=1.0)

# 绘制最小生成树的边
nx.draw_networkx_edges(G, pos, edgelist=min_edge, width=3.0, alpha=0.6,
                       edge_color='red')
plt.savefig(title + '.png')
plt.show()

# 最小生成树,Prim算法, $O(n^2)$ 
def Prim(adjacency_matrix):
    """
    最小生成树,Prim算法, $O(n^2)$ 
    :param adjacency_matrix: 邻接矩阵
    :return: 最小生成树的权值
    """
    n = len(adjacency_matrix)
    min_cost = 0
    # 初始化
    lowcost = [float('inf')] * n
    lowcost[0] = 0
    visited = [False] * n
    edges = [] # 最小生成树的边

    for _ in range(n):
        min_dis = float('inf')
        u = -1
        for i in range(n):
            if not visited[i] and lowcost[i] < min_dis:
                min_dis = lowcost[i]

```



```

        u = i
    if u == -1:
        break
    pre_u = next((pre_u for pre_u in range(n) if adjacency_matrix[pre_u][u] ==
                  min_dis), None)
    edges.append((pre_u, u))
    min_cost += min_dis
    visited[u] = True
    for v in range(n):
        if adjacency_matrix[u][v] == -1:
            continue
        if not visited[v] and adjacency_matrix[u][v] < lowcost[v]:
            lowcost[v] = adjacency_matrix[u][v]

if len(visited) != n:
    print('不连通')
    return None

return min_cost, edges

# 最小生成树,Prim算法, $O((V+E)\log V)$ 
def Prim_saving_time(adjacency_matrix):
    """
    最小生成树,Prim算法, $O((V+E)\log V)$ 
    :param adjacency_matrix: 邻接矩阵
    :return: 最小生成树的权值
    """
    n = len(adjacency_matrix)
    min_cost = 0
    # 初始化
    lowcost = [float('inf')] * n
    lowcost[0] = 0
    visited = [False] * n
    heap = [(0.0, 0)] # (权值, 下标)
    edges = [] # 最小生成树的边

    while heap:
        cost, u = heapq.heappop(heap)
        if visited[u]:
            continue
        min_cost += cost
        visited[u] = True
        pre_u = next((pre_u for pre_u in range(n) if adjacency_matrix[pre_u][u] ==
                      cost), None)
        edges.append((pre_u, u))
        for v in range(n):

```

```

        if adjacency_matrix[u][v] == -1:
            continue
        if not visited[v] and adjacency_matrix[u][v] < lowcost[v]:
            lowcost[v] = adjacency_matrix[u][v]
            heapq.heappush(heap, (lowcost[v], v))

    if len(visited) != n:
        print('不连通')
        return None

    return min_cost, edges

# 最小生成树, Kruskal算法, O(ElogV)
def Kruskal(adjacency_matrix):
    """
    最小生成树, Kruskal算法, O(ElogE)
    :param adjacency_matrix: 邻接矩阵
    :return: 最小生成树的权值
    """

    def find(parent, i):
        """
        查找i的根节点
        :param parent: parent[i]表示i的父节点
        :param i: 节点i
        :return: i的根节点
        """
        while parent[i] != i:
            i = parent[i]
        return i

    def union(parent, i, j):
        """
        合并i和j所在的集合
        :param parent: parent[i]表示i的父节点
        :param i: 节点i
        :param j: 节点j
        """
        i_root = find(parent, i)
        j_root = find(parent, j)
        if i_root != j_root:
            parent[i_root] = j_root

    n = len(adjacency_matrix)
    edges_list = []
    # 初始化

```

```

for i in range(n):
    for j in range(n):
        if adjacency_matrix[i][j] != -1:
            edges_list.append((i, j, adjacency_matrix[i][j]))
edges_list.sort(key=lambda x: x[2])
edges = [] # 最小生成树的边
min_cost = 0
parent = [i for i in range(n)]

for u, v, cost in edges_list:
    if find(parent, u) != find(parent, v):
        union(parent, u, v)
        min_cost += cost
        edges.append((u, v))

    if len(edges) == n - 1:
        break

if len(edges) != n - 1:
    print('不连通')
    return None

return min_cost, edges

def solve(num):
    adjacency_matrix, station_ids = init_data(num)
    min_cost, edges = Prim(adjacency_matrix)
    print('Prim算法最小生成树的权值: {:.2f}'.format(min_cost))
    draw(adjacency_matrix, edges, '数据集' + num + '的Prim算法')
    min_cost, edges = Kruskal(adjacency_matrix)
    print('Kruskal算法最小生成树的权值: {:.2f}'.format(min_cost))
    draw(adjacency_matrix, edges, '数据集' + num + '的Kruskal算法')
    min_cost_saving_time, edges = Prim_saving_time(adjacency_matrix)
    if min_cost - min_cost_saving_time < 1e-9:
        print('经检验, Prim算法和Prim_saving_time算法结果相同')
    print()

if __name__ == '__main__':
    solve('1')
    solve('2')

```