

第六讲：图论模型和算法

数学模型和算法的应用与 MATLAB 实现

周吕文

中国科学院力学研究所

2017 年 7 月 3 日



微信公众号：超级数学建模

1 图论算法简介

- 起源
- 定义
- 应用

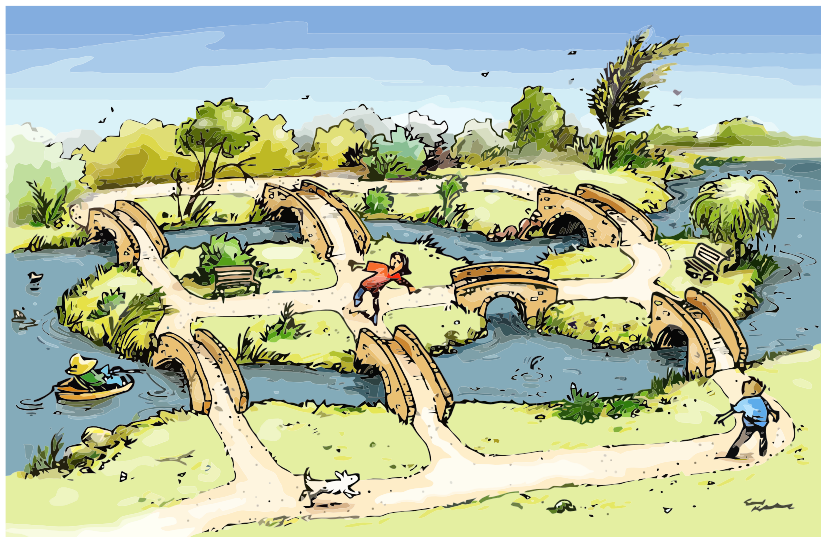
2 概念、算法和实例

- 基本概念
- 常用算法
- 数模案例

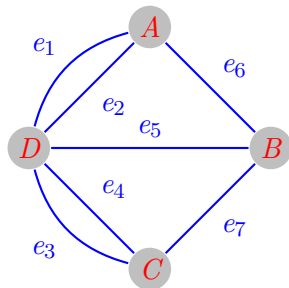
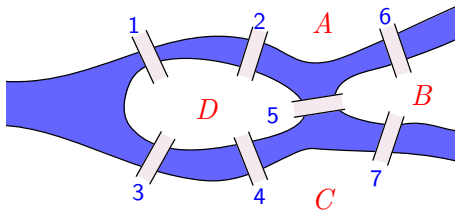
3 总结

- 要求

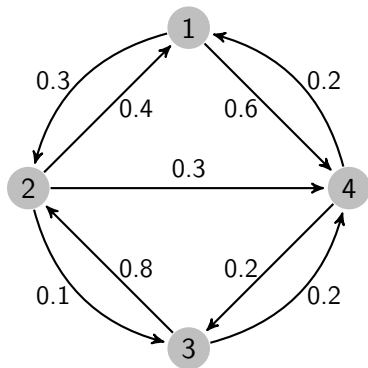
图论的起源：哥尼斯堡七桥问题



图论的起源：哥尼斯堡七桥问题



图论的定义



- 图论 (Graph theory) 以图为研究对象, 研究顶点和边组成的图形的数学理论和方法.
- 图论中的图是由若干给定的顶点及连接两顶点的边所构成的图形.
- 图论中的图通常用来描述某些事物之间的某种特定关系, 用顶点代表事物, 用边表示相应两个事物间的关系.

数学建模竞赛中的应用

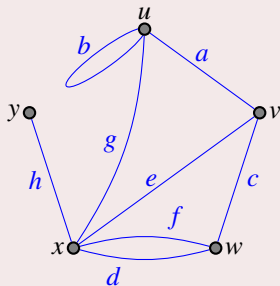
表: 近几年 MCM 中用到图论和网络的特等奖论文统计

| 年份题号 | 题目 | 特等奖论文数 |
|------------|--------------|--------|
| 2011 MCM-B | 中继器协调问题 | 4 |
| 2012 MCM-B | 犯罪克星 | 7 |
| 2013 ICM-C | 地球健康的网络模型 | 5 |
| 2014 MCM-B | 大学传奇教练 | 1 |
| 2014 ICM-C | 使用网络来评估影响和冲击 | 6 |
| 2015 ICM-C | 组织人力资本管理 | 6 |



- 1 图论算法简介
 - 起源
 - 定义
 - 应用
- 2 概念、算法和实例
 - 基本概念
 - 常用算法
 - 数模案例
- 3 总结
 - 要求

图（无向图）的构成



$$V(G) = \{u, v, w, x, y\}$$

$$E(G) = \{a, b, c, d, e, f, g, h\}$$

$$\varphi_G(e) = vx = xv$$

图的构成

顶点集 边集 关联函数

顶点集 $V(G)$

- 图 G 中所有顶点的集合。

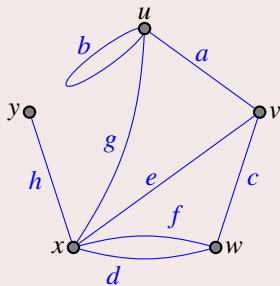
边集 $E(G)$

- 图 G 中所有边的集合。

关联函数 φ_G

- $\varphi_G : E(G) \rightarrow V(G)$

环 / 连杆 / 重边



b 为环； a 为连杆； d, f 为重边

环

- 端点重合为一点的边。

连杆

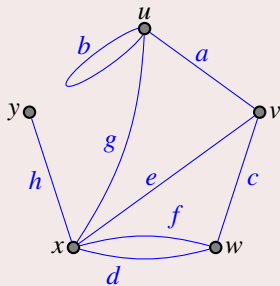
- 端点不重合的边。

重边

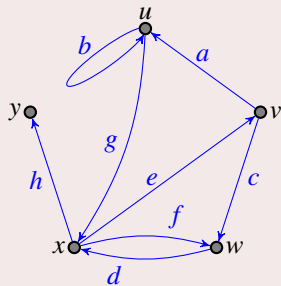
- 具有相同的两个端点的边。

图（无向图）和有向图

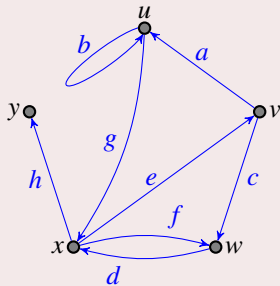
无向图



有向图



有向图的构成



$$V(G) = \{u, v, w, x, y\}$$

$$E(G) = \{a, b, c, d, e, f, g, h\}$$

$$\varphi_G(a) = (u, v) = uv$$

有向图的构成

顶点集 弧集 关联函数

顶点集 $V(G)$

- 图 G 中所有顶点的集合。

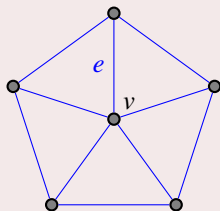
弧集 $A(G)$

- 图 G 中所有弧的集合。

关联函数 φ_G

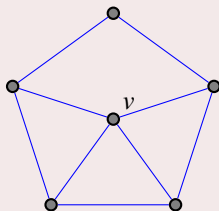
- $\varphi_G : A(a) \longrightarrow V(G)$

子图



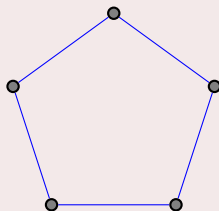
G

无向图 G



$G \setminus e$

去边

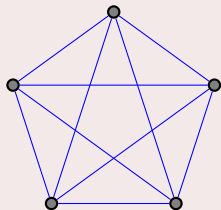


$G - v$

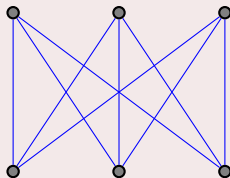
去顶点

- 若 $V(H) \subset V(G)$ 且 $E(H) \subset E(G)$, 则称 H 是 G 的子图。

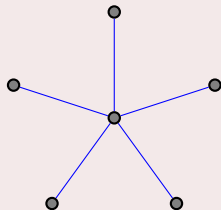
一些特殊的图



完全图

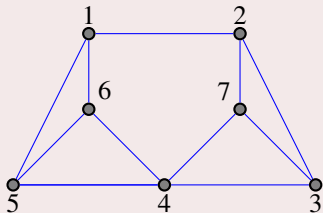


完全二分图

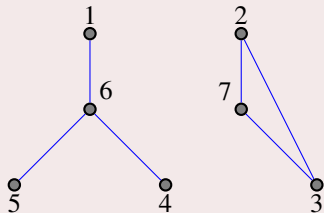


星图

一些特殊的图

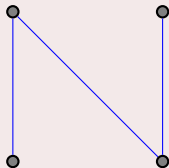


连通图

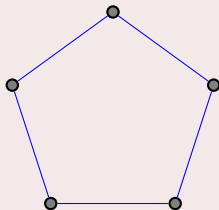


不连通图

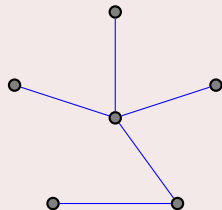
一些特殊的图



路

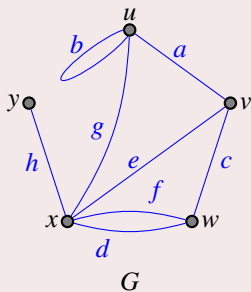


圈



树

图与网络的数据结构：无向图关联 / 邻接矩阵



| | a | b | c | d | e | f | g | h |
|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|
| u | 1 | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | 0 |
| v | 1 | 0 | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 |
| w | 0 | 0 | 1 | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 |
| x | 0 | 0 | 0 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 |
| y | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 |

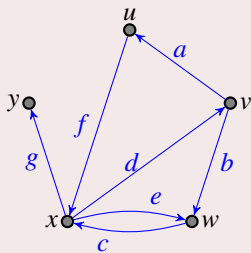
 M

| | u | v | w | x | y |
|-----|-----|-----|-----|-----|-----|
| u | 2 | 1 | 0 | 1 | 0 |
| v | 1 | 0 | 1 | 1 | 0 |
| w | 0 | 1 | 0 | 2 | 0 |
| x | 1 | 1 | 2 | 0 | 1 |
| y | 0 | 0 | 0 | 1 | 0 |

 A

- 关联矩阵 $M = (m_{ve})$, $m_{ve} \in \{0, 1, 2\}$ 表示边 e 与顶点 v 关联的次数。
- 邻接矩阵 $A = (a_{uv})$, a_{uv} 表示是否存在从顶点 u 到 v 的弧。

图与网络的数据结构：有向图关联 / 邻接矩阵

 D

| | a | b | c | d | e | f | g |
|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|
| u | 1 | 0 | 0 | 0 | 0 | - | 0 |
| v | - | - | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 |
| w | 0 | 1 | - | 0 | 1 | 0 | 0 |
| x | 0 | 0 | 1 | - | - | 1 | - |
| y | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 |

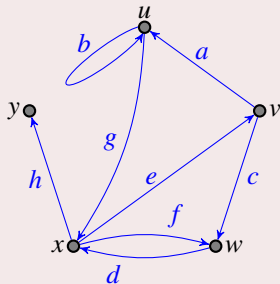
 M

| | u | v | w | x | y |
|-----|-----|-----|-----|-----|-----|
| u | 0 | 0 | 0 | 1 | 0 |
| v | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 |
| w | 0 | 0 | 0 | 1 | 0 |
| x | 0 | 1 | 1 | 0 | 1 |
| y | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |

 A

- 关联矩阵 $M = (m_{va})$, $m_{va} \in \{1, -1, 0\}$ 分表示弧 a 与顶点 v 关联的关系（尾、头、其它）。
- 邻接矩阵 $A = (a_{uv})$, a_{uv} 表示是否存在从顶点 u 到 v 的弧。

顶点的度和中心度



$$d^-(x) = 3$$

$$d^+(x) = 2$$

度 $d_G(v)$

- G 中与 v 关联的边数,
 $d_G(v) = d^-(v) + d^+(v)$ 。

出度 $d^-(v)$

- 以 v 为弧尾，起始于该点的弧数。

入度 $d^+(v)$

- 以 v 为弧头，终止于该点的弧数。

顶点的度和中心度

点度中心度

$$C_D(v) = d^+(v)$$

接近中心度

$$C_C(v) = \frac{1}{\sum_{u \in V} d(u, v)}$$

中间中心度

$$C_B(v) = \sum_{s \neq v \neq t \in V} \frac{\sigma_{st}(v)}{\sigma_{st}}$$

特征向量中心度

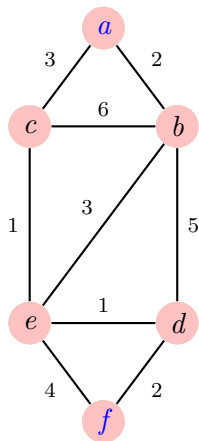
$$C_E(v) = x_v = \frac{1}{\lambda} \sum_{u \in M(v)} x_u = \frac{1}{\lambda} \sum_{u \in V} a_{vu} x_u$$

图论工具箱：函数

图论工具箱的相关命令

| 函数名 | 功能 |
|-----------------------|--------------------|
| graphallshortestpaths | 求图中所有顶点对之间的最短距离 |
| graphconnredcomp | 找无(有)向图的(强/弱)连通分支 |
| graphisreddag | 测试有向图是否含有圈 |
| graphisomorphism | 确定一个图是否有生成树 |
| graphmaxflow | 计算有向图的最大流 |
| graphminspantree | 在图中找最小生成树 |
| graphpred2path | 把前驱顶点序列变成路径的顶点序列 |
| graphshortestpath | 求指定一对顶点间的最短距离和路径 |
| graphtopoorder | 执行有向无圈图的拓扑排序 |
| graphtraverse | 求从一顶点出发, 所能遍历图中的顶点 |

图论工具箱：数据结构



满矩阵和稀疏矩阵 (full \Rightarrow sparse)

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 3 & 6 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2 & 4 & 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{array}{ll} (2,1) & 2 \\ (3,1) & 3 \\ (3,2) & 6 \\ (4,2) & 5 \\ (5,2) & 3 \\ (5,3) & 1 \\ (5,4) & 1 \\ (6,4) & 2 \\ (6,5) & 4 \end{array}$$

图论工具箱：用法举例

graphshortestpath 函数用法

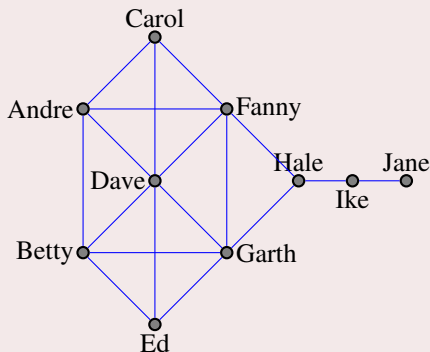
```
01 [a,b,c,d,e,f] = deal(1,2,3,4,5,6);
02 %      a  b  c  d  e  f
03 w = [ 0  2  3  0  0  0   % a
04       2  0  6  5  3  0   % b
05       3  6  0  0  1  0   % c
06       0  5  0  0  1  2   % d
07       0  3  1  1  0  4   % e
08       0  0  0  2  4  0]; % f
09
10 W = sparse(w);
11 [dist, path, pred] = graphshortestpath(W, a, f)
```

网络分析工具箱：函数

网络分析工具箱的相关命令

| 函数名 | 功能 |
|-------------------------|-----------------|
| degrees | 求图中所有顶点的度，入度和出度 |
| ave_neighbor_deg | 求图中所有顶点的相邻顶点平均度 |
| closeness | 求图中所有顶点的接近中心度 |
| node_betweenness_faster | 求图中所有顶点的中间中心度 |
| edge_betweenness | 求图中所有边的中间中心度 |
| eigencentrality | 求图中所有顶点的特征向量中心度 |
| clust_coeff | 求图中所有顶点的集聚系数 |

网络分析工具箱：用法举例

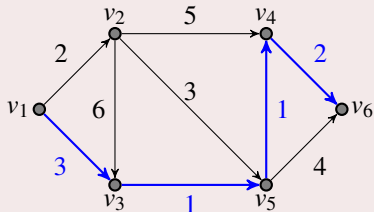


| | C_D | C_C |
|-------|-------|-------|
| Andre | 0.444 | 0.529 |
| Betty | 0.444 | 0.529 |
| Carol | 0.333 | 0.500 |
| Dave | 0.667 | 0.600 |
| Ed | 0.333 | 0.500 |
| Fanny | 0.556 | 0.643 |
| Garth | 0.556 | 0.643 |
| Hale | 0.333 | 0.600 |
| Ike | 0.222 | 0.429 |
| Jane | 0.111 | 0.310 |

点度中心度的接近中心度的求解

```
01 n = 10; % 顶点数
02 % 给Andre, Betty, ..., Jane标号为1, 2, ..., 10.
03 Andre = 1; Betty = 2; Carol = 3; Dave = 4; Ed = 5;
04 Fanny = 6; Garth = 7; Hale = 8; Ike = 9; Jane = 10;
05 % 根据图构造邻接矩阵.
06 A = zeros(n);
07 A(Andre, [Betty, Carol, Dave, Fanny]) = 1;
08 A(Betty, [Andre, Dave, Ed, Garth]) = 1;
09 A(Carol, [Andre, Dave, Fanny]) = 1;
10 A(Dave, [Andre, Betty, Carol, Ed, Fanny, Garth]) = 1;
11 A(Ed, [Betty, Dave, Garth]) = 1;
12 A(Fanny, [Andre, Carol, Dave, Garth, Hale]) = 1;
13 A(Garth, [Betty, Dave, Ed, Fanny, Hale]) = 1;
14 A(Hale, [Fanny, Garth, Ike]) = 1;
15 A(Ike, [Hale, Jane]) = 1;
16 A(Jane, [Ike]) = 1;
17 Cd = degrees(A)' / (n-1) % 计算点度中心度并标准化.
18 Cc = closeness(A) * (n-1) % 计算接近中心度并标准化.
```

最短路径

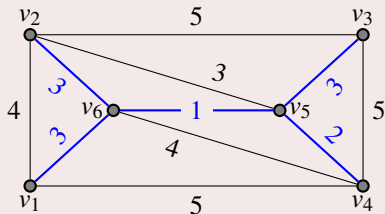


- $G(V, W)$ 边权为 $w(v_i, v_j)$ 。
- 两个顶点 v_s 和 v_t 间存在一条总权最小的路

$$w(\mu) = \min \sum_{(v_i, v_j) \in \mu} w(v_i, v_j)$$

```
01 w = [ 0  2  3  0  0  0  % a
02       2  0  6  5  3  0  % b
03       3  6  0  0  1  0  % c
04       0  5  0  0  1  2  % d
05       0  3  1  1  0  4  % e
06       0  0  0  2  4  0]; % f
07 W = sparse(w);
08 [dist, path, pred] = graphshortestpath(W, 1, 6)
```

最小生成树

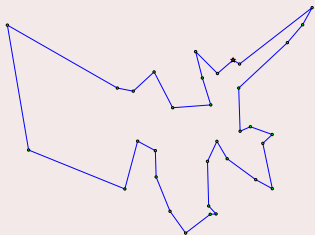


- $G(V, E)$ 边权为 $w(v_i, v_j)$ 。
- 若存在 $T \subseteq E$ 且为无循环图, 使权 T 的总权最小

$$w(T) = \min \sum_{(v_i, v_j) \in T} w(v_i, v_j)$$

```
01 w = [ 0    4   inf   5   inf   3
02       4    0    5  inf   3    3
03      inf   5    0    5    3   inf
04       5  inf   5    0    2    4
05      inf   3    3    2    0    1
06       3    3  inf   4    1    0];
07 W = sparse(w);
08 [ST, pred] = graphminspantree(W);
```

最短 (Hamilton) 回路

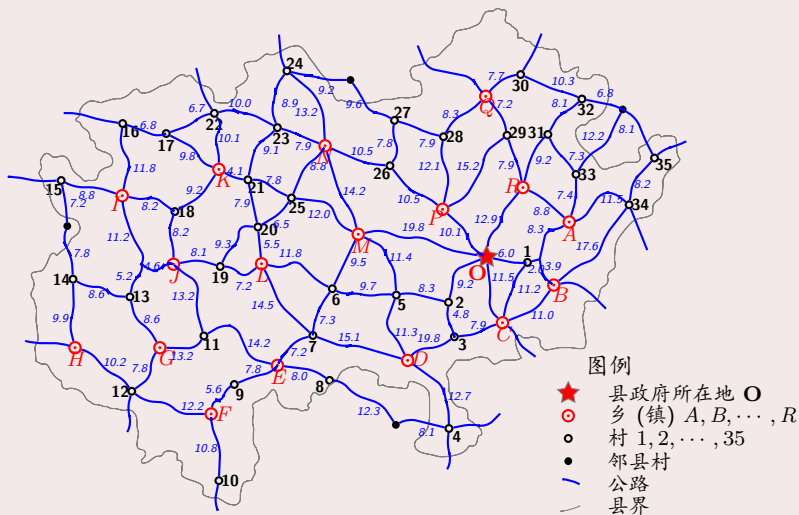


- $G(V, W)$ 边权为 $w(v_i, v_j)$ 。
- 寻找 G 中的回路 C , 使得 C 的总权最小

$$w(C) = \min \sum_{(v_i, v_j) \in C} w(v_i, v_j)$$

```
01 R = 6378.137;  
02 dist = zeros(n);  
03 for i = 1:n  
04     for j = i+1:n  
05         dist(i,j) = distance(lat(i),lon(i), lat(j),lon(j), R);  
06     end  
07 end  
08 [order,totdist] = minhamiltonpath(dist)
```

灾情巡视路径：问题



- 分三组(路)巡视, 设计总路程最短且各组均衡的巡视路线

灾情巡视路径：思路

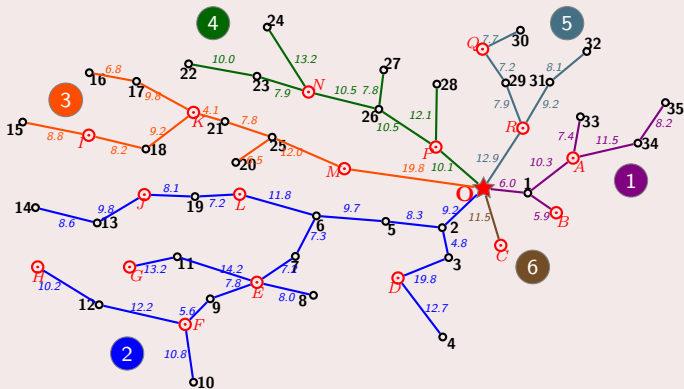
数据预处理

- 构造完全图：由图论工具箱 `graphallshortestpaths` 函数求得任意两点最短路。

明确目标：将 G 分成三个子图 $G(V_1)$, $G(V_2)$ 和 $G(V_3)$

- 子顶点集中都包含顶点 O : $O \in V_i, i = 1, 2, 3$;
- 子顶点集中包含了 V 中所有顶点: $\cup V_i = V$;
- 最小 Hamilton 回路长度总和最小化: $\min C_\Sigma = \min \sum C_i$
- 最小 Hamilton 回路长度均衡化: $\min\{C_{\max} - C_{\min}\}$

灾情巡视路径：分组

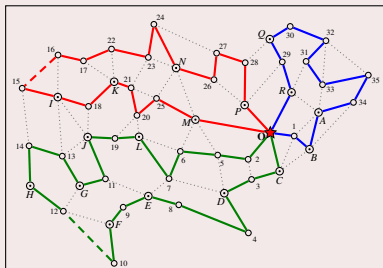


分组方案

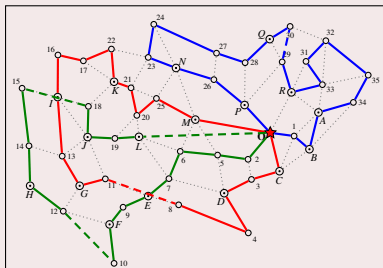
① (1 5), (2 6), (3 4)

② (1 4 5), (2; 15, 18), (3 6; 22, 3, 4, 8, 11, 13, D, G)

灾情巡视路径：结果



1: $C_{\Sigma} = 554.1; C_{\max} = 237.5$



2: $C_{\Sigma} = 607.6; C_{\max} = 203.5$

- 1 图论算法简介
 - 起源
 - 定义
 - 应用
- 2 概念、算法和实例
 - 基本概念
 - 常用算法
 - 数模案例
- 3 总结
 - 要求

要求

- 掌握图论常见问题（最短路径、最小生成树等）的数学描述和实际意义。
- 掌握节点中心度的数学描述和实际意义。
- 会使用工具箱函数求解图论常见问题。
- 会使用工具箱函数求解网络常见问题。

作业

- 自行学习所给图论教程，了解最大流、最小费用流问题。
- 结合模拟退火算法，针对灾情巡视路径问题开发一个自动分组程序。
- 使用网络方法，解决“2014 ICM-C 使用网络来评估影响和冲击”问题。



Thank You!!!