MATLAB实例:构造网络连接图(Network Connection)及计算图的代数连通度(Algebraic Connectivity)

作者: 凯鲁嘎吉 - 博客园 http://www.cnblogs.com/kailugaji/

1. 图的代数连通度(Algebraic Connectivity)

图的代数连通度: Laplace图谱的次小特征值。

G=(V,E)是一个简单图,其中 $V=\{v_1,\cdots,v_n\}$ 为点集, $E=\{e_1,\cdots,e_m\}$ 为边集。若 d_i 为顶点 v_i $(i=1,\cdots,n)$ 的度,则 G 的 Laplace 矩阵为 L(G)=D(G)-A(G),其中 D(G)= diag (d_1,\cdots,d_n) ,A(G)为 G 的邻接矩阵。L(G)也可以被定义为满足以下等式的二次型

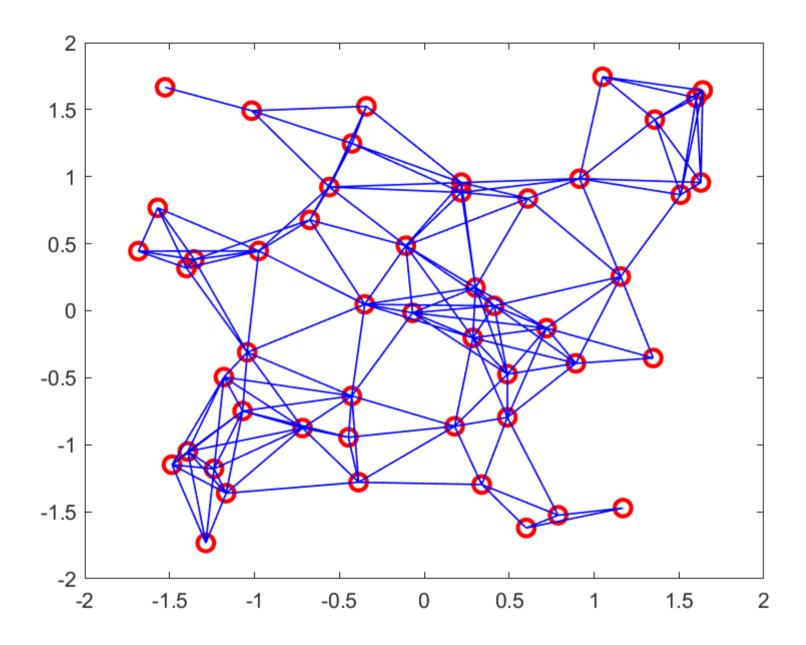
$$x^{t}L(G)x = \sum_{i < j, v_{i}v_{i} \in E} (x_{i} - x_{j})^{2},$$

其中 $x = (x_1, \dots, x_n)^t$,所以L(G)是一个对称的半正定奇异矩阵。

设 L(G) 的特征值为 $\lambda_1 \ge \cdots \ge \lambda_n = 0$ 。因为 L(G) 的列和为 0,所以 $e = (1, \dots, 1)^t$ 是 L(G) 对应于 0 的一个特征向量。众所周知, $\lambda_{n-1} > 0$ 当且仅当 G 是连通的。Fiedler [5] 称 λ_{n-1} 为图 G 的代数连通度,记为 a(G)。

2. 网络连接图(Network Connection)的构造

随机生成一个具有50个节点的传感器网络。节点随机放置在3.5 x 3.5方形区域内,通信距离为0.8。如下图所示,共有159条边,其代数连通度为: 0.3007。



3. MATLAB程序

demo_Create_Network_Connection.m

```
%创建无向图 网络连接图 Network Connection.
clc:
close all:
clear:
Conf. Square = 3.5; %方形区域的边长
Conf. NodeNumber = 50: %节点个数
Conf. CommDist = 0.8; %最大通信距离
is create network = 1:
if is create network == 1
    [ Network, Dists ] = CreateNetworksFunc(Conf);
   save Network 1. mat Network
else.
   load Network 1. mat
end
nodenum = size(Network, Nodes, loc, 1): %节点个数
lap matrix = zeros(nodenum): %节点数*节点数 图的Laplace矩阵: diag(d1,d2,...dn)-邻接矩阵, di为节点i的度
for i=1:nodenum
   idx = Network. Nodes. neighbors {i}; %邻接节点的id
   lap matrix(i, idx) = -1: %负的邻接矩阵
   lap matrix(i, i) = length(idx); %对角线元素为节点的度
eig val = eig(lap matrix); %lap matrix的特征值
eig val = sort(eig val, 'ascend'); %从小到大排序,最小特征值为0
algeb conn = eig val(2) % algebraic connectivity 代数连通度: lap matrix的第二小特征值>0,连通图
avg deg = sum(diag(lap matrix))/nodenum % average values 节点度的均值
DrawNetworks (Network):
% DrawNetworks (Network, Dists): %把所有的边的长度(通信距离)都标出来了
print(gcf,'-dpng','Network 1.png'); %保存图片
```

CreateNetworksFunc.m

```
function [Network, Dists] = CreateNetworksFunc(Conf)
% 创建无向图 网络连接图 Network Connection.
num = Conf. NodeNumber; %节点个数
square = Conf. Square; %方形区域的边长
maxDist = Conf. CommDist; %最大通信距离

loc = square*rand(num, 2) - square/2; %num*2的随机数 节点坐标
Dists = Euclid Dist(loc(:,1),loc(:,2)); %节点数*节点数,对角线元素为0
```

```
% without self-loop 不存在节点自己到自己的路径,对角线上的元素为无穷大
   Dists = Dists + 10*maxDist*eve(num):
   Neighbors = cell(num, 1):
   maxDegree = 0; %节点的最大度, 与节点相邻的最大边数
   edges = 0; %图的总边的个数,无向图的度/2
   for i=1:num
       Neighbors {i} = find (Dists (i,:) <= maxDist); %找邻接节点的id
       if length(Neighbors{i}) > maxDegree
          maxDegree = length (Neighbors {i}); %节点的最大度
       end
       edges = edges + length(Neighbors{i});
   end
   Nodes, loc = loc:
   Nodes.neighbors = Neighbors;
   Network.maxDegree = maxDegree;
   Network.edges = edges/2; %% undirected graph
   Network.Conf = Conf;
   Network. Nodes = Nodes:
end
function dist = Euclid Dist(X, Y)
% 求两两节点之间的距离,输出[节点*节点]的矩阵,距离矩阵
   len = length(X);
   xx = repmat(X, 1, 1en); %节点数*节点数
   yy = repmat(Y, 1, 1en);
   dist = sqrt((xx-xx'). 2+(yy-yy'). 2); %节点数*节点数
end
```

DrawNetworks.m

```
function fig = DrawNetworks(Network)
%画无向图 网络连接图 Network Connection.
% function fig = DrawNetworks(Network, Dists) %把所有的边的长度(通信距离)都标出来了
num = Network.Conf.NodeNumber; %节点个数
loc = Network.Nodes.loc; %节点坐标
square = Network.Conf.Square; %方形区域的边长
Neighbors = Network.Nodes.neighbors; %邻接节点的id
fig = figure;
plot(loc(:,1),loc(:,2),'ro','MarkerSize',8,'LineWidth',2); %节点是红色圆圈
side=ceil(square/2);
```

```
axis([-side, side, -side, side]);
for i=1:num
    for k = 1:length(Neighbors{i})
        j = Neighbors{i}(k);
%        c = num2str(Dists(i, j), '%. 2f');
%        text((loc(i, 1) + loc(j, 1))/2, (loc(i, 2) + loc(j, 2))/2, c, 'Fontsize', 10); %把所有的边的长度(通信距离)都标出来了
%        hold on;
        line([loc(i, 1), loc(j, 1)], [loc(i, 2), loc(j, 2)], 'LineWidth', 0. 8, 'Color', 'b'); %线是蓝色
        end
end
set(gcf, 'Color', 'w'); %白色
end
```

4. 连通度与代数连通度

图的连通度侧重的是图的结构性质,而代数连通度侧重的是矩阵的代数性质。

• 图的代数连通度:

图的Laplace矩阵的次小特征值。

• 点连通度:

一个具有N个点的图G中,在去掉任意K-1个顶点后(1<=K<=N)所得的子图仍然连通,去掉K个顶点后不连通,则称G是K连通图,K称作图G的点连通度,记作K(G)。

• 边连通度:

一个具有N条边的图G中,在去掉任意K-1条边后(1<=K<=N)所得的子图仍然连通,去掉K条边后不连通,则称G是K连通图,K称作图 G的边连通度,记作K(G)。

5. 参考文献

- [1] Hua J, Li C. <u>Distributed variational Bayesian algorithms over sensor networks</u>[J]. IEEE Transactions on Signal Processing, 2015, 64(3): 783-798.
- [2] 肖恩利, 束金龙, 闻人凯. <u>图的代数连通度及其点连通度[J]</u>. 华东师范大学学报(自然科学版), 2003, 2003(4):1-4.

[3] Junhao Hua. <u>Distributed Variational Bayesian Algorithms</u>. Github, 2017.