

# 复杂网络动力学基础#2

班级: 计试 91 姓名: 施劲松

学号: 2193512032

10/23/2022

## 1 问题 1

#### 1.1 问题描述

试求 ER 随机网络  $G_{N,p}$  在 N=3000, 并在:

- 1. c = 0.5, z = 1.0
- 2. c = 1.0, z = 1.0
- 3. c = 1.0, z = 1.5
- 4. c = 10, z = 1.0

四种情况下的谱密度图,给出实验过程、结果及相关分析。

#### 1.2 实验原理

随机网络是由一些节点通过随机连接而组成的一种复杂网络。其构成有两种等价方法:

- 1. ER 模型
- 2. 二项式模型

其中 ER 模型为给定 N 个节点,最多可存在 N(N-1)/2 条边,从这些边中随机选择 M 条边就可以得到一个随机网络,它一共可以产生  $C_{N(N-1)/2}^M$  种可能的随机网络,且产生每种随机网络的概率均相同。

随机网络中节点的度分布是遵循 Possion 分布的,有平均度满足:

$$\langle k \rangle = p(N-1) \approx pN \quad (N \to \infty)$$

准确来说,对于某个节点  $v_i$ ,其度分布 K满足二项分布,即:

$$K \sim B(N-1, p)$$

网络频谱是其邻接矩阵 A 的特征值的集合。一个有 N 个节点的网络必有 N 个特征值  $\lambda_j$ ,从而定义其谱密度为:

$$\rho(\lambda) = \frac{1}{N} \sum_{j=1}^{N} \delta(\lambda - \lambda_j)$$

其中,

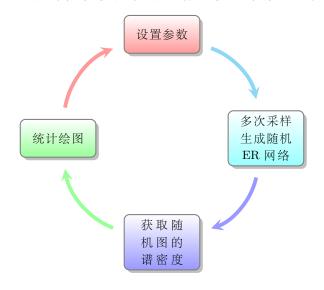
$$\delta(x) = \begin{cases} +\infty, x = 0 \\ 0, x \neq 0 \end{cases}, \int_{-\infty}^{+\infty} \delta(x) dx = 1$$

而对于连接概率为  $p(N)=cN^{-z}$  的随机网络  $G_{N,p}$  的特征谱,其平均度为  $< k>=Np=cN^{1-z}$ 。当  $0 \le z < 1$  时,随机网络中将出现无限聚类体,且当  $N \to \infty$  时, $< k> \to \infty$ 。此时,随机网络的频谱密度呈现半圆形分布,并有:

$$\rho(\lambda) = \begin{cases} \frac{\sqrt{4Np(1-p)-\lambda^2}}{2\pi Np(1-p)}, |\lambda| < 2\sqrt{Np(1-p)}\\ 0, otherwise \end{cases}$$

#### 1.3 求解过程

利用 python 随机生成 ER 网络进行采样,而后获取邻接矩阵的特征值,计算谱密度。由于采用 Monte-Carlo 的随机采样,为了使不用的采样具有可加性,将谱密度绘成直方图,使得每个特征值都能落向唯一一个区间,方便统计绘图。循环采样,其流程图表示如下:



#### 1.4 实验结果与分析

实验得到的结果图 1.4。可以看到:

- 当 z>1 时,谱密度图度偏离半圆形结构,这是由于当  $N\to\infty$  时, $< k>\to 0$ ,此时  $\rho(\lambda)$  的奇数阶矩  $M_p=0$ ,这意味着要回到原始节点的路径只能是沿着来时的相同节点返回,网络具有树状结构;
- 当  $z=1,c\leq 1$  时,图像仍不为半圆形,这是因为当  $N\to\infty$  时,节点平均度  $< k>\approx c$ ,且  $c\leq 1$ ,那么网络基本也为树状结构;
- 当 z < 1, c > 1 时,谱密度的奇数矩  $M_p \gg 0$ ,网络结构则发生了显著变化,出现"环"与"分支",几乎任何结点都属于无限聚类体,谱密度呈现半圆形分布。

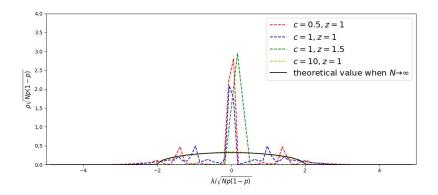


图 1.4.1: 问题 1: 谱密度图

本实验还绘出了  $z < 1, c > 1, N \to \infty$  时的谱密度理论分布曲线( $\rho' = \frac{\sqrt{4-\lambda'^2}}{2\pi}(\rho' = \sqrt{Np(1-p)\rho}, \lambda' = \lambda/\sqrt{Np(1-p)})$ ,即图 1.4 中黑色曲线)可见其与 z = 1.5, c = 10 图像(图 1.4 中黄色曲线)基本重合,验证了分析的正确性。

## 2 问题 2

#### 2.1 问题描述

试绘制 WS 小世界网络的度分布 P(k) 图。初始网络为规则网络,选取最近邻耦合网络,其中,节点总数 N=1000,耦合数 K=6,n 为未重连的边数, $\widetilde{n}$  为重连的边数,随机化重连概率分别为 p=0,0.1,0.2,0.4,0.6,0.9,1.0。理论近似计算公式如下:

$$P(k) \approx \sum_{n=0}^{\min\{k-K/2, K/2\}} C_{K/2}^{n} (1-p)^{n} p^{K/2-n} \frac{(pK/2)^{k-K/2-n}}{(k-K/2-n)!} e^{-pK/2}$$

试分析度分布公式 P(k), 它的未重连边数 n 的求和区间如果选取  $\max(k-K,\frac{K}{2})$ , 结果又如何? 当  $k \geq K/2$  时,k 最大值可为多少? 请给出实验过程、结果及相关分析。要求每个节点的度值  $k \geq K/2$  且保证节点的连通性不被破坏。

#### 2.2 实验原理

小世界的概念,简单地说就是用来描述这样一个事实:尽管一些网络系统具有很大的尺寸,但其中任意两个节点之间却有一个相对较小的距离。小世界模型是介于规则网络和随机网络之间的网络。WS 小世界模型基于两个人(Watts 和 Strogatz)的假设,模型从一个完全的规则网络出发,以一定的概率将网络中的连接打乱重连。具体的构造方法如下:

- 1. 构造规则图。例如考虑一个含有 N 个节点的最近邻耦合网络,它们围成一个环,其中每个节点都与它左右两侧的各 K/2 个节点相连,耦合数 K 是偶数;
- 2. 随机化重连。将上面规则图中的每条边以概率 p 随机地重新连接,即:将边的一个端点保持不变,而另一个端点以概 p 与网络的其余 (N-K-1) 个节点随机连接。其中规定:任意两个不同的节点之间至多只能有一条边(无重边)。

最后得到的网络称为 WS 模型网络。

度分布公式如下:

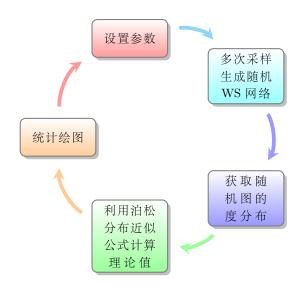
$$P(k) = \sum_{n=0}^{\min(k-K/2,K/2)} C_{K/2}^{n} \binom{k-K/2-n}{k/2} p^{k-2n} (1-p)^{K+2n-k}$$
 (1)

注意到当  $N \to \infty$  时,可以用泊松分布近似:

$$P(k) = \sum_{n=0}^{\min(k-K/2,K/2)} C_{K/2}^{n} (1-p)^{n} p^{K/2-n} \frac{(pK/2)^{k-K/2-n}}{(k-K/2-n)!} e^{-pK/2}$$
 (2)

#### 2.3 求解过程

本实验使用随机采样的方式完成,并用度分布公式进行验证。循环采样,流程图如下:



#### 2.4 实验结果与分析

实验结果为图 2.4。与实验指导书给出的几乎相同。另外图中对应颜色的 △ 为利用公式计算的结果,可以发现与随机模拟得到的曲线几乎无异,这就验证了实验及公式的正确性。

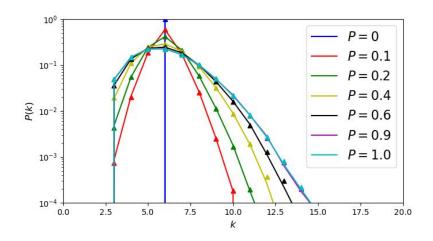


图 2.4.1: 问题 2: WS 模型度分布图

#### 思考题:

- 1. 它的未重连边数 n 的求和区间如果选取  $\max(k-K,\frac{K}{2})$ ,结果又如何?在代码中调整参数绘制图 1,可见只有在 k < K/2 时有变化,这是因为当 k < K/2 时,P(k) 计算时只有 n=0 时有贡献,所以在 k < K/2 有值。而注意到当 n > K/2 时  $C^n_{K/2} = 0$ ,所以当 n > K/2 无贡献,同理在 n > k-K/2 时亦无贡献,故: $n \leq \min\{k-K/2,K/2\}$ ,更改上界并无意义。
- 2. 当  $k \ge K/2$  时, k 最大值可为多少? 答: 为 N-1, 不过此发生的概率极小。

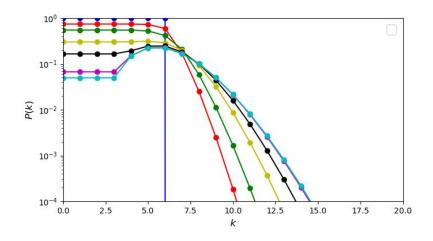


图 2.4.2: 思考题 1: 调整上界重绘度分布

# 3 感想与建议

杨小国天下第一!

## 4 源码

问题 1 见: ./src/task\_1.py。 问题 2 见: ./src/task\_2.py。

# 5 运行

请确保安装了 python3 以及依赖包 numpy (可使用 conda 或 pip 安装), conda 安装命令并运行方法:

```
1  $ cd src/
2  $ conda create -n lab1
3  $ conda activate lab1
4  $ conda install --yes --file requirements.txt
5  $ python3 task.py
```

另外,源码采用 utf-8 编码,若开启编辑器中文乱码,请切换至 utf-8 编码重新打开。