## **Homework 2**

#### **Problem 1**

**Google matrix and its eigenvalues**: Google matrix is a particular stochastic matrix that is used by Google's PageRank algorithm. The matrix represents a graph with edges representing links between pages. Please calculate the eigenvalues of the google matrix (N > 2000 is required)

### 谷歌矩阵的定义

谷歌矩阵具有形式

$$G = lpha S + (1-lpha) e e^T/N$$

其中 $\alpha$ 是一个预先给定的数值,代表用户随机浏览的倾向性

$$S = H + ea^T/N$$

而H是网页之间关系的邻接矩阵A归一化所得矩阵:

$$A_{ij} = egin{cases} 1, i 
ightarrow j \ 0, i 
ightarrow j \end{cases}$$

同时

$$H_{ij} = egin{cases} rac{A_{ij}}{\sum_k A_{ik}}, \sum_k A_{ik} 
eq 0 \ 0, \sum_k A_{ik} = 0 \end{cases}$$

e是全1向量

$$e=(1,1,\ldots,1)^T$$

a是指示悬挂节点的指标向量

$$a_i = egin{cases} 0, \sum_k A_{ik} 
eq 0 \ 1, \sum_k A_{ik} = 0 \end{cases}$$

矩阵H代表用户按照网页之间链接浏览的状态转移,矩阵S考虑了悬挂节点(无外链网页)的修正,矩阵G考虑了用户在网页内链接以外的跳转行为,得到的就是谷歌矩阵。

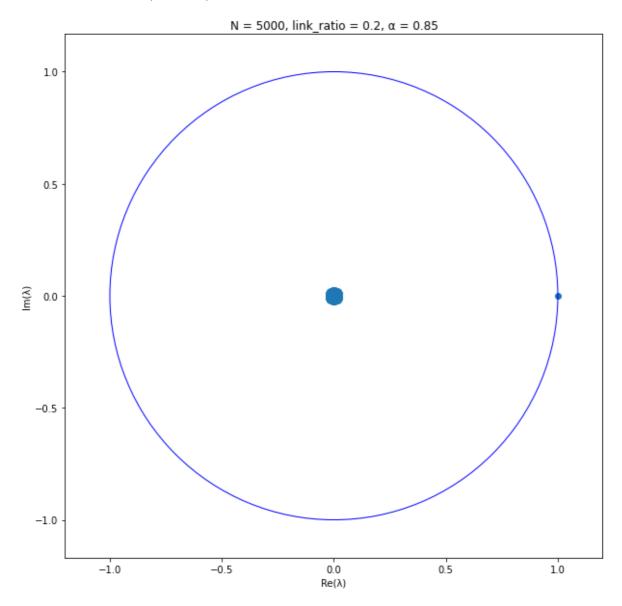
### 谷歌矩阵的生成和特征值计算

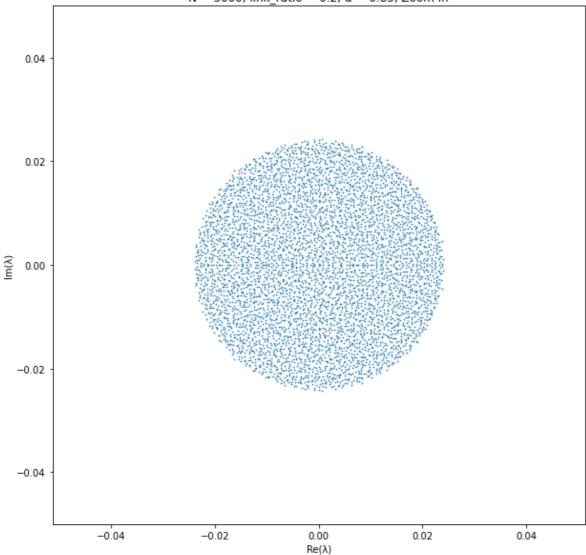
这里采用 Python 的 numpy 数值计算包来生成此矩阵.这里只概述生成中思路,具体代码请参考附件中的 ipynb 文件.

首先,要生成代表网站链接关系的邻接矩阵 A.这里采用 numpy 的随机数生成函数 np. random. rand 实现,该函数可以生成任意大小的、由 $0\sim1$ 之间随机数组成的矩阵.为了控制生成结果中的链接强度,我们为添加一个参数r,如果 np. random. rand 生成矩阵的元素小于这个值,那么该处 A的值为1否则取 \$0\$. 关于矩阵操作和运算,这里使用 einops 保证代码可读性. 最终的求值过程利用 numpy.linalg.eigen 完成,这个函数会输出所给矩阵的特征向量和特征值.

# 结果和讨论

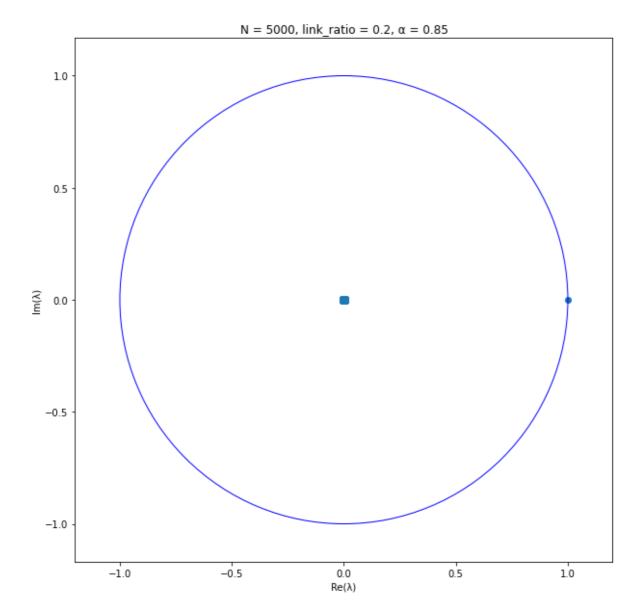
首先,针对  $N=5000, r=0.2, \alpha=0.85$ 的情况,计算进行了 83.29 秒,所得结果如下:

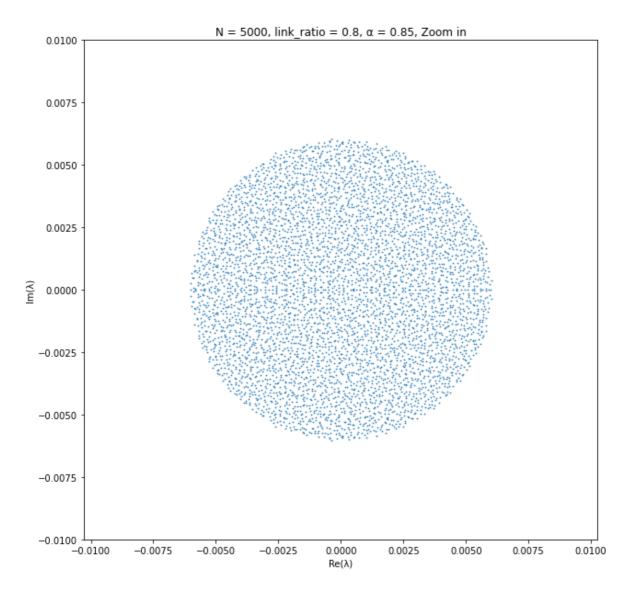




除了一个特征值1之外,其他所有的特征值都处在中心的很小区域内.在上图中我们给出了特征值在复平面上原点附近的分布,可以发现这些根的分布近乎均匀,并且位于一个小圆盘上.另一方面,这些根关于实轴是对称的.

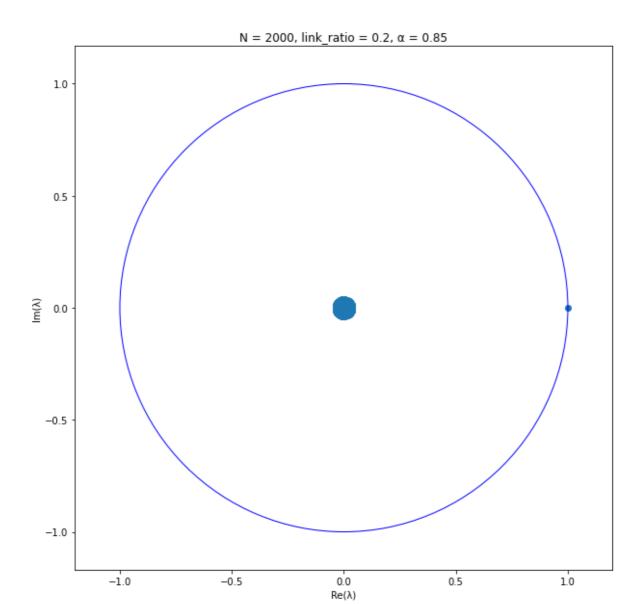
针对  $N=5000, r=0.8, \alpha=0.85$ 的情况,计算进行了 73.42 秒,所得结果如下:

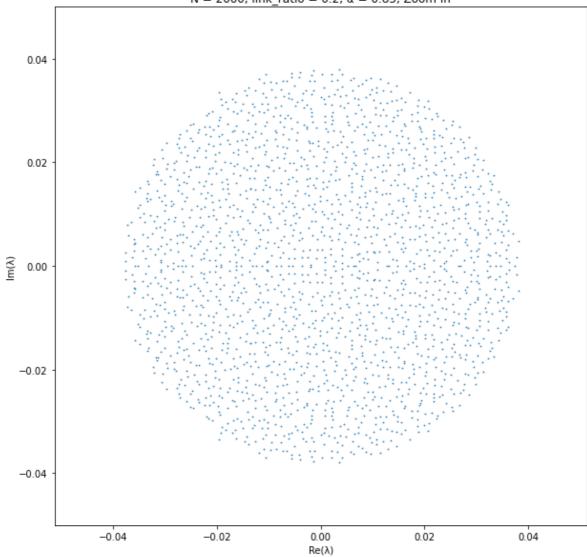




可以发现在原点附件的特征值分布在一个更小的圆盘上,同时仍然保有对称的特点.

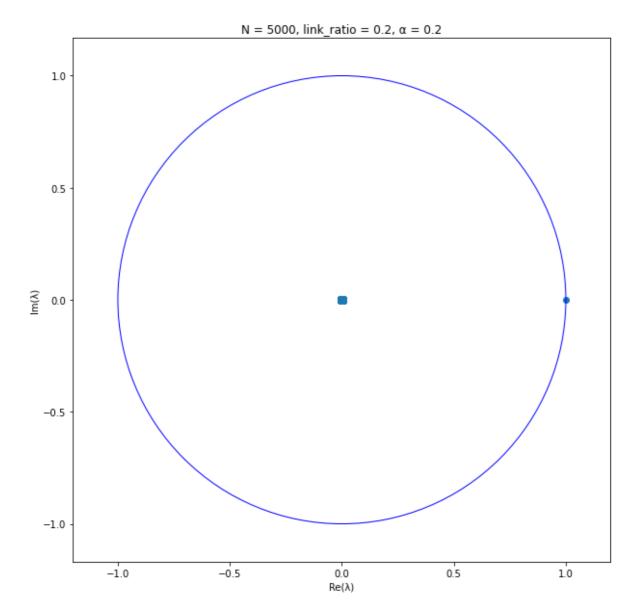
针对  $N=2000, r=0.2, \alpha=0.85$ 的情况,计算进行了 9.10 秒,所得结果如下:

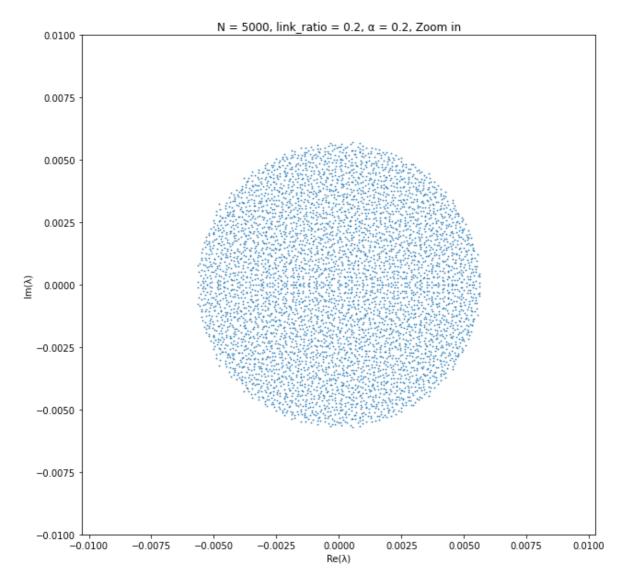




可以发现原点附件特征值的分布与N=5000的原始情况大致相同,但是由于顶点数减少,看起来分布比较稀疏.

针对  $N=5000, r=0.2, \alpha=0.2$ 的情况,计算进行了 82.14 秒,所得结果如下:





这时所得的圆盘比原始参数设置中小.