



基于 GitHub 用户行为的开发者社团发现

孙秋实 宋晏如

East China Normal University School of Data Science and Engineering

2022 年 5 月 25 日







背景与意义

研究方法

实验与结果

总结与展望

结束语





现实世界中的网络(图)

网络/图的特征

- 有向图
- Strong Local Clustering
- Power-Law (幂律分布)

以互联网理解 GitHub 数据集问题

- 网页链接/文章引用 → 仓库/人的相互依赖关系
- 互联网水军 → 仓库刷 Star/用户刷 Follow

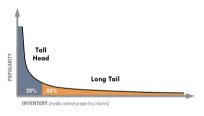


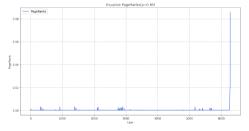
图: Power Law Distribution



链接排名算法的局限性

网页链接排名 PageRank

- 可以找出高权重用户, 但并不能找到类似的人
- 可能会受极端值影响
- 无法考虑到用户的行为特征



: Page Rank



模块度算法初步

Louvain 模块度算法

$$Q = \frac{1}{2m} \sum_{i,j} \left[A_{ij} - \frac{k_i k_j}{2m} \right] \delta\left(c_i, c_j\right) \tag{1}$$

优化目标: 模块度增益

$$\Delta Q = \left[\frac{\sum_{in} + k_{i,in}}{2m} - \left(\frac{\sum_{tot} + k_i}{2m} \right)^2 \right] - \left[\frac{\sum_{in} - \left(\frac{\sum_{tot}}{2m} \right)^2 - \left(\frac{k_i}{2m} \right)^2 \right]$$
(2)

* 可采用分布式系统实现







模块度算法初步

借助 Gephi 进行实验

- 抽取 15k 用户数据(受到性能限制)
- Louvain 模块度算法与可视化



图: Gephi Modularity Alg & Visualization





模块度算法 Cont'd

社区划分的有效性

- Degree 的角度:显著的"长尾"性质
- 平均度数 1.035
- 社区的稀疏链接依靠极个别高入度公共节点



图: Degree



模块度算法 Cont'd

社区划分的有效性

- Modularity: 0.696, Num of Communities: 71
- 显著的"长尾"性质
- in practice it is found that a value above about 0.3 is a good indicator of significant community structure in a network¹

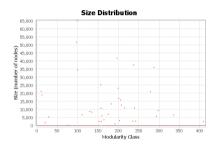


图: Community Size Distribution

¹Aaron Clauset, Mark EJ Newman, and Cristopher Moore. "Finding community structure in very large networks" .



模块度算法 Cont'd

模块度权重的设计策略

- 企业: 54927 个 (较难构成映射关系)
- 地点: 28648 个 (较难构成映射关系) 2
- 用户活跃时间跨度: 2021.11.8-2022.2.2
 - Min-Max $J\exists 4k$. $\Delta Q = +0.101$
 - Log 指数转换 $\Delta Q = +0.087$



图: GitHub User's feature

²需要进行共指消解



社区发现:标签传递

标签传递算法

- Pros: 简单、快速、内存开销少
- Cons:
 - 迭代结果受初值影响
 - 随机性强,鲁棒性差
 - 易出现无意义的社区



社区中的"离群"高权重节点3

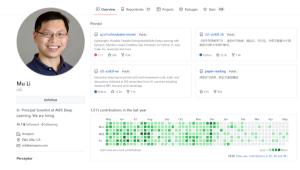


图: Muli's Profile

^{3&}lt;sub>最极端例子: Linus Torvalds 158k followers & 0 following</sub>





图: D2L Contribution





问题用户

- 同样方式对涉及水军行为的用户进行探索
- 离群值用户,大量 followers 为仅关注该用户的低活跃度账号



图: 问题用户



问题用户

- .exe, 而不是源代码
- 隐藏付费行为



图: 问题用户



社区发现的分布式实现

Spark 分布式实现⁴

Louvain 算法的计算瓶颈: 第一轮迭代

```
['(89922869,(community:120130,community)SigmaTot:475,internalNeight:0,nodewieght:1)',
(8133487,(community:43024,community)AigmaTot:475,internalNeight:0,nodewieght:1)',
(30216891,(community:1318372,community)SigmaTot:499,internalNeight:0,nodewieght:1)',
(4020488,(community:13183),communitySigmaTot:809,internalNeight:0,nodewieght:1)',
(126430243,(community:14338007,communitySigmaTot:809,internalNeight:0,nodewieght:1)',
(126430243,(community:152195,communitySigmaTot:8215,internalNeight:0,nodewieght:1)',
(39830852,(community:18383007,communitySigmaTot:427,internalNeight:0,nodewieght:2)',
(3980852,(community:18383008,communitySigmaTot:47,internalNeight:0,nodewieght:1)',
(79826861,community:18383008,communitySigmaTot:47,internalNeight:0,nodewieght:3)',
```

图: Louvain 算法的迭代, 节点权重被合并

对 1.1M 用户进行社区发现

● 第一轮迭代: 3771 个 Communities

● 第二轮迭代: 1061 个 Communities

• ...



⁴可以借助 Spark 对接 MaxCompute 以 Pipeline 的形式进行



社区发现的拓展 Cont'd

不连通图的处理

- 紧密中心性算法的变体: Harmonic Centrality algorithm
- 用于处理数据量较少且社区不连通的情景

衡量社区的"宽度"

- KSP 算法
- 探索协作紧密程度

此部分在报告中展示





未来展望

对少部分数据进行标注

- 缩小算法搜索空间,缓解 LPA 等算法的不确定性
- 可以采用众包方式完成

对重叠社区的进一步探索

- 模块度算法的局限性
- 将社区重叠纳入考虑会更加符合现实世界规律
- "实时"数据处理(Spark 分布式实现的拓展)
 - 互相影响与推送的时效性
 - 流数据处理方法





Acknowledgment

- 感谢倾听
- Q & A?

