图的可视化分析

——对哔哩哔哩弹幕视频网 2019 年"百大 UP 主"的关系分析

2018012398 邱俣涵 软件 91

1. 选题说明

十多年前还是小众的亚文化社区的<u>哔哩哔哩弹幕视频网</u>(以下简称 B 站), 自从 2018 在 纳斯达克上市后发展越来越壮大, 用户基数和日活跃用户数等数据不断上涨, 许多例如央视新闻这样的官方平台也开始入驻。B 站优质内容的主要生产者是上传原创视频的"UP 主", 从 2018 年开始 B 站都会评选出当年最具有影响力的 100 位 UP 为当年的"百大 UP 主"(以下简称百大)。作为 B 站的资深用户, 本人也关注了百大中的许多优质 UP 主, 对于探究各个优秀 UP 主的关系十分感兴趣, 所以选择了这个题目。另外探究百大的关系或许可以增进对 B 站社区文化的了解, 挖掘出平常注意不到的信息。

2. 数据收集

2.1 收集思路

由于没有现成的数据,需要用爬虫来抓取一手数据。1

爬虫使用 python 编写(见文件 main.py),利用 b 站提供的 api 获取信息。Api 是从github 项目"bilibili-API-collect"中获取的(项目地址:

https://github.com/SocialSisterYi/bilibili-API-collect)。

2.2 收集方法

prepare: api, Stack or Queue, 百大uid

Stack/Queue ← 百大uid.

While Stack/Queue not empty:.

up ← Stack.top/Queue.front. get follow_list of up

储存下up即其关注者信息.

for follow in follow_list:.

If follow not visited:.

 $Stack/Queue \leftarrow follow.$

获取百大 uid 的方式是首先注册一个 b 站账号,关注所有 2019 年百大 up 主,通过 api 读取这个账号关注的所有人,就可以得到百大的 uid 了。这个爬取过程本身是一个图构建的过程:每个 uid 对应一个 up 主,可以作为结点,利用邻接表的方式储存边(即关注)的信息,最终会得到一个有向图,也就是说图的结构在爬虫阶段就能自动构成。

2.3 收集的局限性

_

¹ 注意,爬取数据的时间是五月初,到现在可能关注信息有变,但影响不会太大

上述过程在实践中出现了问题,在实践中,获取了 10000 个 up 主的信息后,队列/栈中还有 70000 以上的 uid,且队列和栈的大小还在不断增加,没有收敛的迹象,说明我最后至少可以得到 80000 个 up 主的信息,但这些人中有许多并不是知名的 up 主(粉丝数少,影响力低),若在爬虫的过程中就根据粉丝数进行筛选会使效率较低,由于频繁访问我的请求也被服务器拒绝了。

在实验的时候我使用了广搜和深搜两种方法,但鉴于让这个获取过程收敛是很难的,所以决定不使用深度搜索的思路,只使用广度优先搜索,优先搜索与百大 up 主关系较近的,当搜索到一定人数时停止。

2.4 数据获取的结果

最终得到了 15000 位 UP 主的名称,分区于关注者信息用于分析。在文件 up_meta.json中。

3 数据预处理与图构建

3.1 数据格式处理

进行图的算法编写时我更倾向于使用 C++,所以先将得到的原始数据转化为方便读取的格式。这一步还要:顺便筛选掉一部分没有关注任何人的 UP,因为没有关注任何人的话在图构建中是用不上的;把每个 UP 对应的分区转化成数字编号,方便分析。

把符合条件的 UP 主信息存入一个文本文件中,格式为:第一行是总人数,从第二行开始,每行为该行 up 的 uid+空格+up 名称+空格+以空格分隔的关注者 uid+0。当读到 0 时就结束一位 UP 主信息的读取。(数据处理代码在 convert_data.ipynb 中,得到的数据为 up info utf8.txt,由于 C++处理 utf-8 比较困难,所以把编码调整后得到 up info.txt)

最终用于图构建的数据如下:

562374290 test 0 7349 63231 116683 168598 185546 282994 284120 322892 375375 423895 515993 562197 777536 927587 946974 1565155 1577804 7349 STN工作室 1 5970160 51705359 43536 37663924 489535836 419588355 8990248 326081112 946974 85514191 176037767 397540531 32708316 431: 63231 泛式 2 24801003 90596242 19334905 381016 2196632 353840826 517327498 112938490 312001 9034870 83953807 113362335 27880221 1328260 116683 =咬人猫= 3 5197192 654839 99673 119418 109 259333 8084905 4350178 433715 622863 271126 179628 0 168598 適遷散人 1 10922568 16391597 433351 419220 28259096 8679195 2899425 8148923 4408538 46804148 12270670 254463269 44473221 1774758 185546 小可儿 4 523981079 430510309 358606 17474339 103251824 297189227 10330740 883968 15371308 5848380 35719553 2853209 18690024 1650 282994 冷鸢yousa 4 1871297 10007772 417583826 430801209 454719565 37663924 213059082 315898473 364225566 80333183 486633990 80 284120 三无Marblue 4 345630501 90942983 16554770 396194 417583826 53456 368958 1467772 472747194 262453663 483203976 3046429 430969192 322892 挥局长 1 37946996 174501086 7552204 326499679 808171 423895 234256 466272 419220 183430 67141 4162287 43536 168598 7487399 39167 375375 伊丽莎白鼠 5 11332884 53456 472747194 163637592 43855 647950 235555226 227933 8047632 15067942 320772967 7792521 777536 6355324 423895 怕上火暴王老菊 1 100459364 80509102 485092296 216156027 13839178 1932102 9923991 120122306 383578614 551770 409096076 382193067 515993 枪弹轨迹 5 30222764 250648682 13248198 233658087 357229416 6171645 383444910 38640369 129681040 394071338 96070394 22141287 8034 562197 中国80Y超级大猩猩 1 35359510 3066511 2403047 5970160 25876945 43976732 328135510 12807175 63231 416128940 19526512 777536 2206456 777536 LexBurner 2 381016 2206456 13354765 546195 562197 59905809 466272 9824766 5626845 1577804 208259 7558565 168598 26311441 4079592 927587 木色水心 6 33382000 2374194 1935882 883724 3379951 284120 374692347 423442 20165629 25876945 294081438 387982605 32708692 1577338 946974 影视飓风 7 43646124 17546432 570820 116683 430510309 33382000 50212909 254463269 517327498 390461123 86273007 218484579 43731673: 1565155 起小点是大腿 1 1558103 429896899 113362335 437316738 503569552 7552204 7792521 390461123 37663924 305214791 258150656 495695169 1577804 某幻君 1 163637592 2403047 17409016 50329118 185546 12807175 22227 777536 75 161419374 389088 177230427 6585913 659965 24295808 1643718 山下智博 8 393166851 295723 7552204 919244 437316738 268990278 6574487 441970571 299263368 434705993 2306780 321173469 33910447 2374194 墨韵Moyun 4 257975429 385200931 12373184 29153009 61287828 9905808 260452858 517327498 278761627 25422790 27756469 40607244 526 3380239 神奇的老皮 8 3211302 435387918 526559715 48033476 33151008 54992199 488423046 2609425 5816073 472747194 4162287 27534330 452309 3766866 科技美学 7 17474339 396895652 23020989 517327498 394205865 957060 7792521 13839125 356652866 328321630 69770725 11257503 123372 3957971 贤宝宝Baby 8 37663924 7026560 3125954 416128940 6574487 1393437 37090048 5970160 12807175 21463726 99015667 4263163 2920960 7455

3.2 图构建

在 2.2 中说到在爬虫过程中就可以得到一个图结构,但是这个图结构肯定不是我们想要的,因为从现实来看,仅有每个 up 主关注的人并不足以判断他们是否认识还是单方面关注。但如果知道两个人相互关注,那我们基本可以判定他们是认识的。所以最终图构建的方法是,遍历每个 up 关注的人,若他关注的人也关注了他,就认为他们之间有边。如果一个 UP 和任何人之间都没有边,就把他去除。最终图中还留有 4560 个节点。

仅知道两个节点间有边是不够的,还需要知道权重。比如我要知道怎样最快的从一个 UP

主开始联系上一些 UP 主来参与活动,就需要得到最小支撑树。那么我应当设定权重越小时两人关系更密切。最近 B 站有推出联合投稿功能,最好的方式是用联合投稿的次数来衡量关系密切程度,但是我并没有爬取联合投稿次数的方法,因此只能退而求其次,认为两个人共同关注的 UP 数量多就说明他们关系密切。这样的假设也是有合理性的,比如有几个 UP 主都是好朋友,他们之间都互相关注(他们几个在一个完全子图中),那么他们共同关注的数量肯定是大的。所以我们把共同关注的人数取倒数当作边权(边权范围(0,1]),若两个人没有共同关注就把边权置为 2。

4 图算法

4.1 最短路径:

对于 UP 主的最短路径,其现实意义是当一个 UP 主要与另一个合作时最短通过几个人可以找到他。在这个算法中我不打算考虑他们之间的权重,实现了一个不带权重的 Dijkstra 算法。算法的实现在函数 Node* find_way(int up1,int up2)中,使用时调用 void query_way(),在控制台输入想查询的两个 UP 主的 uid,会输出他们之间的路径,一次查询结果如下:查找 UP 主中国 BOY 和半佛仙人间的路径:

输入两个up的uid,查找路径:562197 37663924 中国BOY超级大猩猩 特效小哥studio 陈睿 硬核的半佛仙人

4.2 连通分量:

这个算法的实现是比较简单的,实现方法就是用广搜或者深搜中的任意一种方法搜索这个图到收敛,然后再遍历所有结点看有没有未被访问的,再从这个未被访问的开始搜索…每搜索一轮,都把节点储存在一个子图中(结构体 Graph),这样我们可以通过读取每个 Graph 来展示一个连通分支的结构,或者求这个连通分支的最小支撑树。求连通分量的算法实现在函数 get_branch()中,所有分支都会被存在 vector< Graph*> branch 中。

从我的数据中求出了 42 个连通分支,最大的连通分支有 4466 个节点,占总数的 97.9%。 其他的连通分支有 2-5 个节点不等。

4.3 最小生成树

利用 4.2 中计算得到的各个分量和 3.2 中的权重,我们可以计算出每个连通分量的最小生成树,对一个 Graph 调用了 prim(Graph* G)后,可以用 Graph 的方法 show_tree()在控制台来展示最小生成树的结构,最大的生成树结构如下:

这个显示方式比较难看,之后可视化部分会有可视化的显示。

4.4 中心度

实现了计算了紧密中心度,方法比较粗暴,直接计算一个节点到其它节点的最短路径之和,就可以得到紧密中心度。在函数 cal_closeness()中。

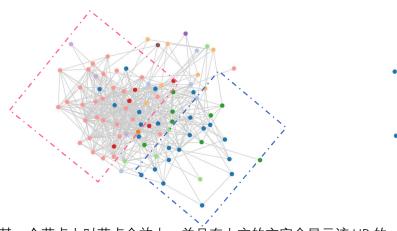
5 可视分析

5.1 百大 UP 关系图

选题初衷就是探究百大 UP 的关系,之所以除了百大 UP 之外搜集一些别的相关的 UP 主是为了获取更多的信息用于分析,比如给出权重或者进行路径查询等等。把 4560 个节点全部都进行可视化是很难的,所以我先仅可视化百大 UP 的关系图,使用 d3.js,可视化结果在 graph_big_100.html 中:

百大up关系图

选择节点查看详细信息

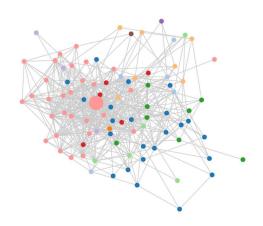


在鼠标移到某一个节点上时节点会放大,并且在上方的文字会显示该 UP 的一些信息,可以点击链接进入该 UP 主的 B 站空间查看详情,如下图:

百大up关系图

Up主名称:<u>

于果仁研究协会</u>,分区:生活



为了了解各个分区之间 UP 主的关系, 根据不同的分区给 UP 主对应的节点染上了颜色, 如果几个节点之间互相连接的边较多, 那么这些节点很容易聚集到一起, 他们间的连边也会显得很密集。如图所示, 粉色, 蓝色这两种数量最多的颜色有明显的聚集, 粉色为生活区, 蓝色为游戏区, 说明这两个分区的 UP 主内部关系是比较紧密的, 实际上他们确实会经常合作发布视频或者参加活动。

也可以发现其实粉色和蓝色两种颜色的节点之间的联系也很密切, 有些蓝色节点几乎打入了粉色节点的"内部", 有可能是这两个分区之间互动频繁。可以查看几乎进入粉色内部的蓝色节点代表的 UP 主有"中国 BOY"和"小潮院长"等, 查看他们的投稿, 中国 BOY 和小潮院长的生活区投稿都占到了总投稿的 20%以上, 他们也与主攻生活区的 UP 主有着合作。

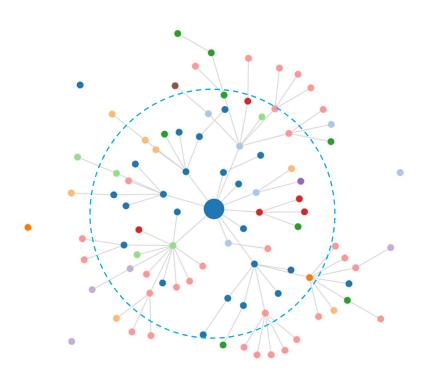
通过以上分析,可视化的图结构确实可以帮助发掘 UP 主的信息,经过验证这些分析都是正确的。如果将更多的节点加入图中进行可视化,可能可以发掘出更多的信息。

5.2 最小生成树

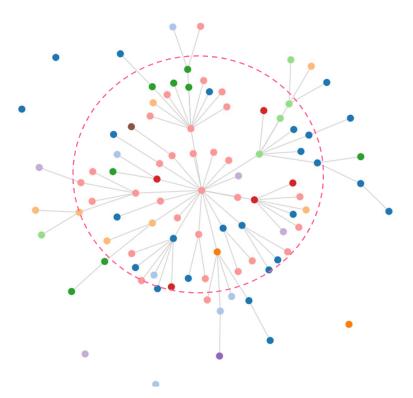
同样我可视化了百大间的最小生成树,我进行了两次 prim 算法,一次是以一位游戏区

百大up最小生成树

Up主名称:STN工作室,分区:游戏



UP 主开始进行,另一次是以一位生活区 UP 主开始进行,会得到两棵不同的最小成生成树如下

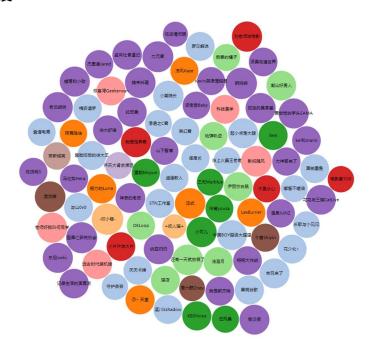


最小生成树可视化界面的交互方式与 5.1 种图的界面相同。

本身最小生成树就不一定是唯一的,因为最小生成树算法只保证了边权之和是最小的,由于我的边权计算方式是共同关注数,所以出现很多边边权相同也是正常的。

可以看到若以游戏区(蓝色)UP 主为起点开始生成,蓝色节点都会占据中心的位置,以粉色节点为起点那么粉色节点就会占据中心位置,且可以发现蓝色节点"围绕"着粉色节点,也可以看出游戏区与生活区两个分区之间的关系密切。

5.3 紧密中心度



可视化之后发现紧密中心度的意义并不怎么大,在计算最短路径的时候我也发现了取两个百大 UP 主之间的路径,长度不会有特别大的区别,一般来说路径长为 5 左右就是比较长的了,说明百大 UP 主之间的联系是比较紧密的,紧密中心度的差别并没有特别大,可视化出来这些圆圈的大小也区别不大。

6 该项目的贡献与待改进的地方

编写了可以获取 2019 百大 UP 主即其相关 UP 主信息的爬虫,编写了处理爬取得到的原始数据的脚本。对处理后的数据进行整理和图的构建,最短路径算法可以找出两个 UP 主之间最短的"联络路线",连通分支算法把整个非连通的图分成数个连通的子图,对于每个子图都可以调用最小生成树的算法来求的最小生成树。将百大 UP 主的节点单独导出进行了可视化,可以从可视化的图中发掘信息,如发现某些分区间的合作关系等。

当然这个项目有很多不完善的地方,由于能力有限没有办法把所有节点都可视化,导致有大量的数据没有用于分析,除了百大的节点还有约 4500 个节点可以发掘更多信息;没有进一步实现提高算法等等。如果再给我一次机会我一定会找人组队,考虑到疫情线上交流不便就打算一个人做,但一个人的力量终究是有限的,有很多想法比如 Community detection并没有成功实现(写出了无法解决的 bug)。

7.对于环境与文件的说明

使用的 python 版本为 3.7.4, C++的集成开发环境为 VS2019。 bin 文件夹内为网页的文件, index.html 包含了三个可视化的图/

src 文件夹内 graphAnalysis.sln 是 C++的项目文件, graphAnalysis 文件夹内有所有用到的数据,生成的数据,和生成数据的脚本,spider 文件夹内是爬虫的脚本与爬虫得到的原始数据。

8.参考资料

爬虫: https://github.com/SocialSisterYi/bilibili-API-collect

D3: https://wiki.jikexueyuan.com/project/d3wiki/ https://observablehq.com/@d3/gallery