



大数据处理综合实验 课程设计(2023)

南京大学 计算机科学与技术系

MapReduce课程设计选题



• 课程设计1 - 网站访问日志分析

• 课程设计2 - 哈利波特的魔法世界

• 课程设计3 - 新闻文本情感分类



1 课程设计目标

通过一个综合数据分析案例: "哈利波特的魔法世界(英文版)系列小说中的人物关系挖掘",来学习和掌握MapReduce程序设计。通过本课程设计的学习,可以体会如何使用MapReduce完成一个综合性的数据挖掘任务,包括全流程的数据预处理、数据分析、数据后处理等。



2 学习技能

通过本课程设计,可以熟悉和掌握以下 MapReduce 编程技能:

- 在 Hadoop 中使用第三方的 Jar 包来辅助分析;
- 2. 掌握简单的 MapReduce 算法设计:
 - a) 单词同现算法;
 - b) 数据整理与归一化算法;
 - c) 数据排序(选做);
- 3. 掌握带有迭代特性的 MapReduce 算法设计:
 - a) PageRank 算法;
 - b) 标签传播(Label Propagation)算法(选做)。



3 任务描述

本课程设计包括如下的若干任务。这些任务组合起来,就构成了一个完整的人物关系分析流程。

任务1数据预处理

1)本任务的主要工作是从英文版哈利波特系列小说的文本中,抽取出与人物互动相关的数据,而屏蔽掉与人物关系无关的文本内容,为后面的基于人物共现的分析做准备。

2)数据输入:系列小说文集(未分词);小说中出现的人名列表

3)数据输出:保留人名

4) 示例:

输入: (某段内容)Harry Potter opened the door and Ron Weasley came in.

输出: Harry Potter, Ron Weasley



注:小说全文中对于人物名称的使用并不统一,例如部分章节使用 "Harry Potter",部分章节使用 "Harry"、"Potter"。为了提高分析结果的准确性,请将小说中的主要人物的名称进行统一,次要人物可不进行处理。例如将"Harry Potter"、"Harry"、"Potter"统一处理为"Harry Potter"。(也可处理为"Harry"或"Potter",具体的统一情况处理可自己选择)



任务 2 特征抽取:人物同现统计

本任务的重要完成基于单词同现算法的人物同现统计。在人物同现分析中,如果两个人在原文的同一段落中出现,则认为两个人发生了一次同现关系。我们需要对人物之间的同现关系次数进行统计,同现关系次数越多,则说明两人的关系越密切。

输入输出

输入:任务 1 的输出;

输出:在哈利波特系列小说中,人物之间的同现次数。

示例:

输入: Harry Ron Ron Hermione

输出: <Harry, Ron> 2 <Ron, Harry> 2

<Harry, Hermione> 1 < Hermione, Harry> 1

<Ron, Hermione> 2 < Hermione, Ron> 2



任务 3 特征处理:人物关系图构建与特征归一化

当获取了人物之间的共现关系之后,我们就可以根据共现关系,生成人物之间的关系图了。人物关系图使用邻接表的形式表示,方便后面的 PageRank 计算。在人物关系图中,人物是顶点,人物之间的互动关系是边。人物之间的互动关系靠人物之间的共现关系确定。如果两个人之间具有共现关系,则两个人之间就具有一条边。两人之间的共现次数体现出两人关系的密切程度,反映到共现关系图上就是边的权重。边的权重越高则体现了两个人的关系越密切。

为了使后面的方便分析,还需要对共现次数进行归一化处理:将共现次数转换为共现概率,具体的过程见后面的示例。

输入输出

输入:任务 2 的输出

输出:归一化权重后的人物关系图



示例:

输入: <Harry, Ron> 2 <Ron, Harry> 2 <Harry, Hermione> 1 <Hermione, Harry> 1 <Ron, Hermione> 2 <Hermione, Ron> 2

输出: Harry [Ron, 0.66667 | Hermione, 0.33333]

Ron [Harry, 0.5 | Hermione, 0.5]

Hermione [Harry, 0.33333 | Ron, 0.66667]

说明:

首先是将统计出的人物共现次数结果,转换成邻接表的形式表示,每一行表示一个邻接关系。Ron [Harry, 0.5 | Hermione, 0.5]表示顶点Ron有两个邻接点,分别是Harry和Hermione,对应两条邻接边,每条边有各自的权重。该权重是根据某个人与其他人共现的"概率"得到的,以Ron为例,他分别和Harry、Hermione共现2次,因此共现概率分别为2/(2+2)=0.5, 2/(2+2)=0.5。通过这种归一化,我们确保了某个顶点的出边权重的和为1。



任务 4 数据分析:基于人物关系图的 PageRank 计算4

在给出人物关系图之后,我们就可以对人物关系图进行一个数据分析。其中一个典型的分析任务是: PageRank 值计算。通过计算 PageRank,我们就可以定量地分析出哈利波特系列小说的"主角"们是哪些。←

输入输出↩

输入:任务3的输出←

输出: 人物的 PageRank 值←

Y

该任务默认的输出内容是杂乱的,从中无法直接的得到分析结论。可以对人物的 PageRank 值进行全局排序,从而很容易地发现 PageRank 值最高的几个人物。排序工作可以通过一个排序 MapReduce 程序完成,也可以将 PageRank 值导入 Hive 中,然后利用 Hive 完成排序。←



任务 5 数据分析: 在人物关系图上的标签传播(选做) 4

标签传播(Label Propagation)是一种<u>半监督</u>的图分析算法,他能为图上的顶点打标签,进行图顶点的聚类分析,从而在一张类似社交网络图中完成社区发现(Community Detection)。图 1 中人物顶点的颜色就是根据标签传播的结果进行的染色。←

参考资料↩

- 英文资料:标签传播算法英文原始文献可参考原始英文论文中的 III. COMMUNITY DETECTION USING LABEL PROPAGATION —节内容。
- 2. 中文资料: http://www.cnphp6.com/archives/24136←

输入输出↩

输入:任务3的输出←

输出:人物的标签信息←

对于该任务的输出,可以通过写一个 MapReduce 程序,将属于同一个标签的人物输出到一起,便于人来查看标签传播的结果。←

原始英文论文: https://journals.aps.org/pre/abstract/10.1103/PhysRevE.76.036106



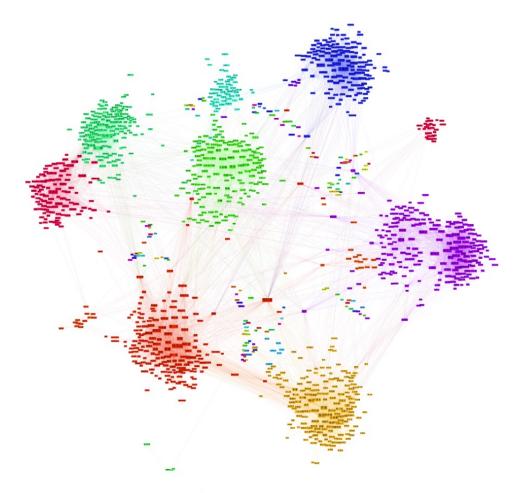


图 1 标签传播的结果展示

注:人物名字的大小由人物顶点的度数确定,人物标签的颜色根据标签传播算法的分析结果确定。



4 提交材料

请各位同学提交如下材料。

- 1、程序源代码,要求提供包含完整目录结构的 src 代码包,并且提供编译方法说明。
- 2、程序可执行 jar 包以及 jar 包的执行方式。本题目的运行环境在 hadoop-2.7、jdk-1.7 及以上的环境下,必须采用 MapReduce 编程模型。
- 3、程序设计报告。报告内容包括程序设计的主要流程、程序采用的主要算法、进行的优化工作、优化取得的效果、程序的性能分析以及程序运行截图等。

MapReduce课程设计

・最终课题完成与提交

严禁抄袭开源项目或其他同学的课设代码,违者本课程一律0分计算!!!

- 课程设计结果提交(以下内容打包提交)
- 课程设计报告,内容包括
- 1. 小组信息(人员,学号,联系信息,导师及研究领域)
- 2. 课题小组分工: 需要明确说明各成员在整个课题中分工负责完成的内容
- 3. 课程设计题目
- 4. 摘要
- 5. 研究问题背景
- 6. 主要技术难点和拟解决的问题,尤其要解释说明哪些地方、为什么需要采用MapReduce
- 7. 主要解决方法和设计思路,尤其要解释说明如何采用MapReduce并行化算法解决问题
- 8. 详细设计说明,包括详细算法设计、程序框架、功能模块、主要类的设计说明,包括主要类、函数的输入输出参数、尤其是map和reduce函数的输入输出键值对详细数据格式和含义,主要功能和算法代码中加清晰的注释说明。对于引用的部分,需要给出参考文献。
- 9. 输入文件数据和详细输入数据格式,输出结果文件数据片段和详细输出数据格式(必须清晰描述)
- 10.程序运行实验结果说明和分析
- 11.总结:特点总结,功能、性能、扩展性等方面存在的不足和可能的改进之处
- 12.参考文献
- 带注释的源程序(必须提交源程序以备检查实现情况,无源程序的以未完成课程设计处理)
- 输入数据文件和运行结果文件(必须提交输入输出文件数据,数据量太大可取部分数据)
- 执行程序