项目名称: 2023年春季CS307课程项目(第一部分)

主要贡献者、分工:

12110416 刘家宝:数据库初步设计;绘制ER图;建表初步语句;数据库性能测试;测试数据生成

12112712 莫羨瑜: 完善数据库设计; 完善建表语句; 导入数据; 数据库性能测试; 改善导入数据算法

实验课时: 周四三四节 贡献比: 50%/50%

计算机配置:操作系统:Windows10 CPU: i7-11800H 使用语言:java 17; python 3.9.12

任务1: 绘制E-R图

根据ER图模拟构建思路

1.1 建立实体

1.作者(Author)2.文章(Post)3.评论(Reply)4.次级评论(Secondary Reply)5.分类(Category)6. 城市(Posting City)

1.2 讨论关系

一对多关系:

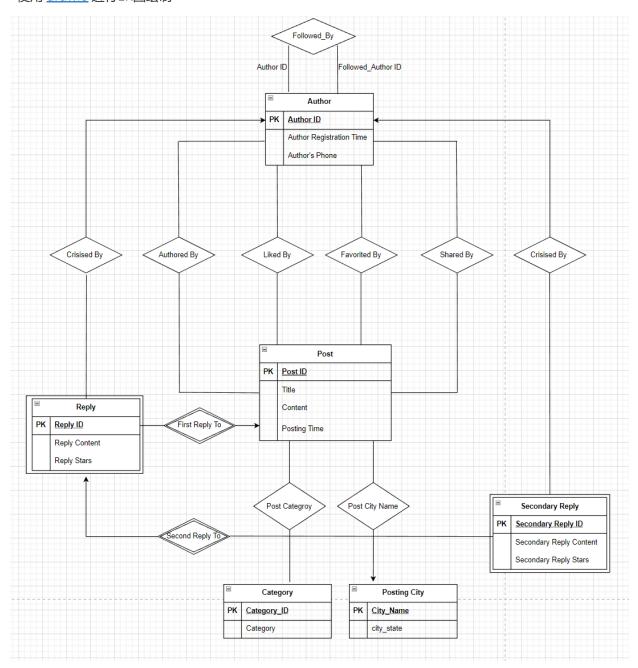
- 1. 作者(Author)与文章(Post):一个作者可以发布多篇文章,而每篇文章只能有一个作者。
- 2. 文章 (Post) 与评论 (Reply): 一篇文章可以有多个评论,而每个评论只能针对一篇文章。
- 3. 评论(Reply)与次级评论(Secondary Reply):一个评论可以有多个次级评论,而每个次级评论只能针对一个评论。
- 4. 城市(Posting City)与文章(Post):一个城市可以有多篇文章发布,而每篇文章只能发布在一个城市。

多对多关系:

- 1. 作者(Author)与关注的作者(Followed Author):一个作者可以关注多个作者,同时也可以被多个作者关注。
- 2. 作者(Author)与收藏的文章(Favorite Post):一个作者可以收藏多篇文章,同时一篇文章也可以被多个作者收藏。
- 3. 作者(Author)与分享的文章(Shared Post): 一个作者可以分享多篇文章,同时一篇文章也可以被多个作者分享。
- 4. 作者(Author)与点赞的文章(Liked Post):一个作者可以点赞多篇文章,同时一篇文章也可以被多个作者点赞。
- 5. 文章(Post)与分类(Category):一篇文章可以属于多个分类,同时一个分类也可以包含多篇文章。

1.3 ER图:

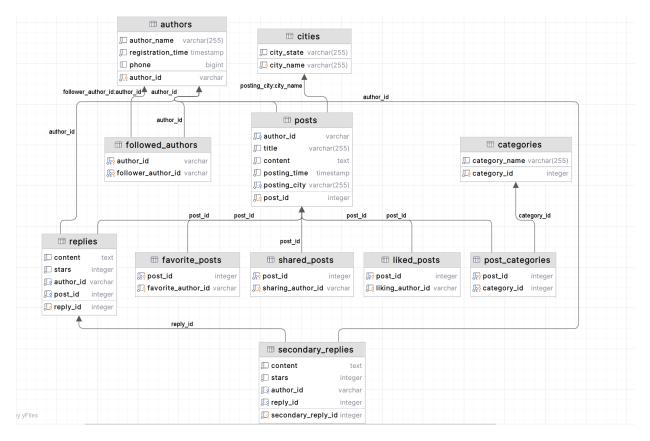
使用 drawio 进行ER图绘制



任务2: 关系数据库设计

Data Grip生成E-R图快照

根据任务一中分析,写出相应sql语句,由Data Grip生成的E-R图的快照如下:



2.1、每个表格和列的含义

主体表,表代表某个主体:

1. 作者表 (authors)

author_id: 作者的ID, 主键

author_name: 作者的名字, 非空且唯一

registration_time: 作者的注册时间,不能为空

phone: 作者的电话号码, 唯一

2. 文章表 (posts)

post_id: 文章的唯一标识符, 主键

author_id:与作者表关联的外键,文章作者 ID

title:文章的标题,不能为空

content: 文章的内容,不能为空

posting_time: 文章发布的时间,不能为空

posting_city: 文章发布的城市的名字

3. 评论表 (replies)

reply_id: 评论的唯一标识符, 主键

content: 评论的内容,不能为空

stars: 评论的点赞数,不能为空

author_id:与作者表关联的外键,评论作者 ID

post_id:与文章表关联的外键,表示被评论的文章的 ID。

4. 次级评论表 (secondary_replies)

secondary_reply_id:次级评论的唯一标识符,主键

content: 次级评论的内容, 不能为空

stars: 次级评论的点赞数, 不能为空

author_id:与作者表关联的外键,次级评论作者 ID

reply_id:与评论表关联的外键,表示被次级评论的评论的 ID。

5. 分类表 (categories)

category_id: 分类的唯一标识符, 主键

category_name: 分类的名称, 非空唯一

6. 城市表 (cities)

city_name: 城市的名称, 主键

city_state: 城市所在的国家,不能为空

关系表,表本身代表了主体之间的关系:

1. 关注表 (followed_authors) 联系了author与其关注的别的author:

author_id:与作者表关联的外键,表示author的ID

follower_author_id:表示author关注的author的 ID,与作者表关联的外键,非空

2. 收藏表 (favorite_posts) 代表文章被哪个author收藏:

post_id:与文章表关联的外键,表示被收藏的文章的 ID

favorite_author_id: 收藏者的作者 ID, 不能为空

3. 分享表 (shared_posts) 代表文章被哪个author分享:

post_id:与文章表关联的外键,表示被分享的文章的 ID

sharing_author_id: 分享者的作者 ID, 不能为空

4. 点赞表 (liked_posts) 代表文章被哪个author点赞:

post_id:与文章表关联的外键,表示被点赞的文章的 ID

liking_author_id: 点赞者的作者 ID, 不能为空

5. 文章分类表(post_categories)代表文章的种类:

post_id:与文章表关联的外键,表示文章的 ID,不能为空

category_id:与分类表关联的外键,表示分类的 ID,不能为空

关于部分扩展性的额外解释:

- (1) 考虑到作者想改名的需求,利用authorID作为关联post与author,以及关系表中对应的是作者ID,当作者想改名的时候只需更改author表中对应ID的名字即可。
- (2) 将category与city从post分离出来,既满足了原子性,又描述了post相关属性,还可拓展成新情况。
- (3) 将replies.json中的一级回复和二级回复分割出来,减少了信息的冗余度,方便修改相关信息。

任务3:数据导入

在此任务中,我们使用java和python两种编程语言,对数据进行导入,并分析相关导入性能,以及优化算法。

3.1、基本数据导入

- 1. 在未对数据进行预处理的情况下使用java中JDBC的prepare策略。
- 2. 在java中人工设置Map authorNameAndID,Map cities和List categories方便处理相关table。
- 3. 导入数据顺序按照Data Grip生成的ER图中表与表之间的层级关系。

3.2、算法优化:

- (1) 我们通过对比不同编程语言同种策略,同种语言不同策略来对比分析。
- (2) 由于在实验过程中发现,在没有对数据进行预处理(NoPretreatment包下的代码)的情况下,用脚本边导入边判断,判断所耗时间指数增加,会使得导入效率随数据的增加而指数级降低,致使在单线程的情况下,不同策略的相对效率差异逐渐减小,在选择事务策略的情况下,单线程与多线程的效率差异逐渐变为0。原因是因为作者信息存在过多的冗余(即该作者并没有发过post,只对post进行点赞,评论等)。因此,我们使用Pretreatment包下的代码进行算法优化分析,以下实验的时间均是在预处理后直接的导入时间。
- (3) 每次实验迭代三次, 取三次实验时间平均值。
- (4) 对于测试数据,我们编写了两个python脚本进行数据的扩展,生成原始数据5倍、10倍的数据。
- (5) 运行结果相应的控制台输出放在压缩包,下面文档中只放结果

1. Java语言下不同策略

- (1) 单线程 (3.4w 条数据, 15.8w 条数据, 33.9w 条数据)
- a. Prepare实现 b. Transaction实现 c. Batch实现

实现方式	3.4w	15.8w	33.9w
Prepare	3.645 s	16.652 s	36.078 s
Transaction	1.693 s	7.552 s	16.101 s
Batch	1.743 s	7.553 s	16.381 s

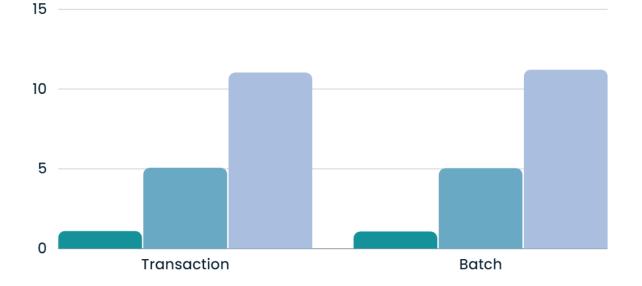


实验结论:在当前测试环境下,我们发现对于单线程而言,Transaction策略的效率会比Prepare高,Batch策略和Transaction相差不大。同时,单线程中,各个策略效率大致上随数据的增加线性增加。

(2) 多线程(对比transaction和batch, 3.4w 条数据, 15.8w 条数据, 33.9w 条数据)

a. Transaction + 多线程 b. Batch + 多线程

实现方式	3.4w	15.8w	33.9w
Transaction	1.104 s	5.062 s	11.013 s
Batch	1.074 s	5.034 s	11.194 s



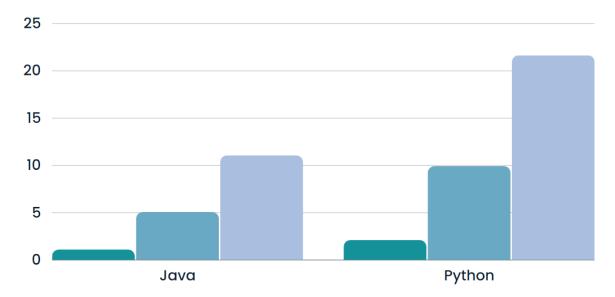
实验结论:由实验数据可得在原始数据、5倍原始数据、10倍原始数据下,相比于单线程而言,多线程的效率大大提高。随着数据量的增加,多线程能带来的提升明显增加。同时,多线程中,各个策略效率大致上随数据的增加**线性增加**。此外,这里的多线程只是分级同时导入所有表的数据,对于单张表,里面还可细分成多个线程同时导入数据。在多线程导入数据的时候打开任务管理器,发现实际上CPU的占用平均在40%左右,最高达88%,推测在单张表里细分多个线程导入数据可提高导入效率。

2.不同语言同种策略

Python使用psycopg2包,其底层调用的是C语言库; Java使用JDBC,底层调用的是java语言。我们采用transaction策略。

(1) Java (2) Python

Transaction	3.4w	15.8w	33.9w
Java	1.104 s	5.062 s	11.013 s
Python	2.107 s	9.905 s	21.607 s



实验结论:针对不同语言来说,导入效率是有差距的。原理推理:由于Python语言较java更为高级,因此使用Python导入数据时的运行时间要比java更长。导入时间差异随数据量的增加而增加。此实验同时说明了,利用Python向数据库导入数据时,导入效率大致上随数据量的增加**线性增加**。但是python在此过程中使用到的仅有LoadData.py一个文件,较Java而言,其使用的开发时间短,便捷程度高,并且导入时间也为线性增长,故如果数据量在可接受的范围内建议使用python进行数据导入。如果效率优先,首选Java进行导入操作。

代码及数据

随本报告一同提交的还有相应的压缩包code.zip,压缩包中有如下内容:

project1_date_generated	2023/4/24 15:01	文件夹	
project1_experment_data	2023/4/24 15:01	文件夹	
project1_load_code_JAVA	2023/4/24 16:49	文件夹	
project1_load_code_python	2023/4/24 16:49	文件夹	
☐ ER图.drawio	2023/4/24 15:01	DRAWIO 文件	90 KB
project1.sql	2023/4/24 15:01	SQL 文件	4 KB

project1_data_generated

存储了扩充数据的代码还有扩充5倍和10倍的数据

project1_experment_data

储存了对应的控制台结果输出截图

project1_experment_code_JAVA

Java导入数据的相应文件以及Java所需要的lib等

project1_experment_code_python

python导入数据的相应文件

project1.sql

建表sql语句

ER图.drawio

绘制ER图的drawio文件

任务总结:

通过此次Project,我们不仅从中巩固了以往建表、查询时的数据库语法,更学习到了如何去设计、绘制数据库ER图、使用编程语言导入数据的知识,加深与完善了我们脑海中关于数据库的知识体系。当然,在探索优化算法的时候,我们不仅学到了各种导入策略的知识,更是充分理解到了研究的精神,并根据不同语言的性质提出相应的开发思路。希望在今后的学习中,我们能使用在此次Project中所学到的知识,坚持敢于探索的精神,在计算机专业方面更加精进!

本文档到此为止,感谢您的阅读。