CS307 Database Project1

成员: 沈泓立 (12311016) , 郑袭明 (12311011)

成员分工及贡献百分比

沈泓立:

- E-R图绘制
- 进行非Postgres导入测试 (MySQL)
- Python和C++数据导入框架与编写
- Python和C++部分batch导入优化以及相关对比测试
- 多平台导入数据测试 (Windows、macOS)
- 项目报告写作

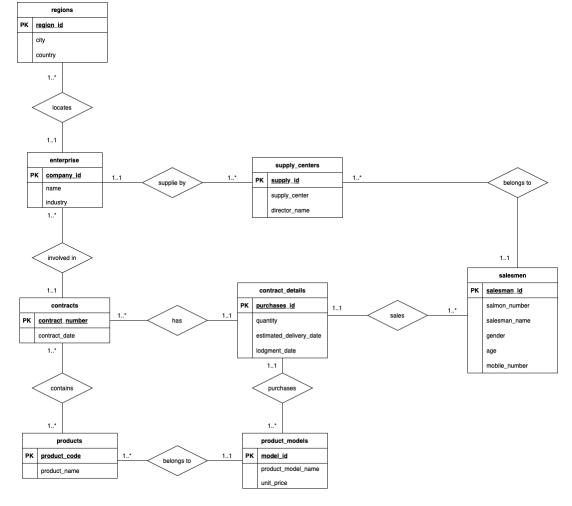
郑袭明:

- 数据库建表设计
- Java数据筛选与导入
- 基于Java的多种导入优化,如Batch、多线程等,并进行比较
- 项目相关的accuracy checking SQL语句编写
- 不同的Data Volume测试优化
- 项目报告写作

贡献百分比相同,均为50%

Task 1: E-R Diagram

本小组使用 drawio 绘图工具,绘制本项目的 E-R 图,截图如下:

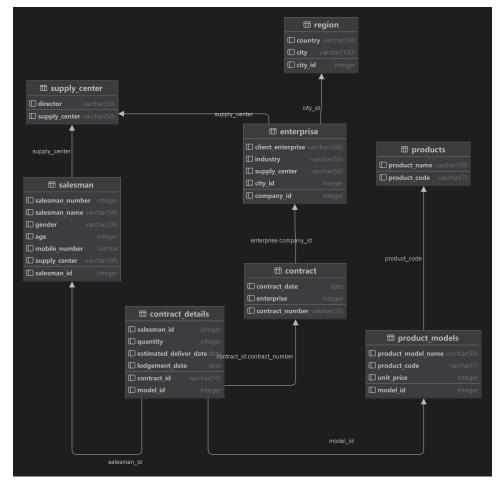


Task 2: Relational Database Design

本项目使用 DDL.sql 文件创建数据表,使用 PostgreSQL 的 DDL 语法编写。(后续在MySQL导入中,使用 MySQL 的语法改写进行导入。)

数据库设计

使用 DataGrip 创建数据表并全选后通过右键 Diagram > Show Diagram 显示如下数据表设计及关系。



设计思路及说明

数据表及其各列含义说明

在整个项目中共创建了8个数据表,数据表和其中各列、外键的含义如下:

- 1. **Supply_center** 表存储供应中心的信息。包括供应中心名称 **Supply_center** (主键) ,所属区域 的管理员 director 。
- 2. Region 表存储地区信息。包括城市编号 region_id (主键) , 国家 country , 城市名 city 。
- 3. **Enterprise** 表存储公司的信息。包括公司编号 company_id (主键), 客户公司名 client_enterprise, 所属行业 industry, 关联的供应中心 supply_center (外键), 所在地 区编号 region_id (外键)。
- 4. **Contract** 表存储合同信息。包括合同编号 contract_number (主键), 合同签订日期 contract_date, 签约企业编号 enterprise (外键)。
- 5. Products 表存储产品信息。包括产品编码 product_code (主键),产品名称 product_name。
- 6. **Product_models** 表存储产品型号的相关信息。包括产品型号编号 model_id (主键),型号名称 product_model_name,所属产品的编码 product_code (外键),该型号的单价 unit_price。
- 7. **Salesman** 表存储销售人员的信息。包括销售员编号 salesman_id (主键), 工号 salesman_number, 姓名 salesman_name, 性别 gender, 年龄 age, 手机号 mobile_number, 所属供应中心 supply_center (外键)。
- 8. **Contract_details** 表存储合同的详细内容。包括合同编号 contract_id、产品型号编号 model_id (复合主键)、销售员编号 salesman_id (外键),销售数量 quantity,预计交货日期 estimated_deliver_date,付款到账日期 lodgement_date。

数据库构建的合理性

• 满足三大范式

- 。 通过示意图可以看到,每个数据表的每一列都是不可分割的,仅有一个值。
- 每个数据表都有主关键字,且主关键字都是 UNIQUE 的,其它数据元素能和主关键字——对 应。
- 通过设计外键连接,我们将同一数据表中具有"传递"关系的数据列设计成不同的表格进行设计,不存在非关键字段对任一候选关键字段的传递函数依赖。
- 。 可见, 按以上设计思想设计的数据库满足三大范式的要求。
- 满足项目要求文档所要求的其它详细注意点,如外键无环、Unique约束列等。

Task 3: Data Import

Task 3.1 Basic Requirements:

脚本名称	作者	描述
CSVFormatAdjustment.java	郑 袭 明	数据筛选与格式调整调整。
CSVReader.java	郑 袭 明	通过运行这个Java脚本可以将全部数据分割为8个txt文件作为中间文件,分别对应数据库设计的8个表格。
SQLGenerator.java	郑袭明	将Resources中的8个txt文件作为输入,运行该脚本可以 得到所有的建表语句以及插入内容的sql文件
Loader.java	郑袭明	运行这个Java脚本可以导入所有的数据到数据库中
mysql_loader.java	沈 泓 立	运行这个Java脚本可以导入所有的数据到MySQL数据库中
cpp_loader.cpp	沈 泓 立	运行这个C++脚本可以成功导入所有数据,使用libpqxx库连接PostgreSQL数据库。其中有两种导入方式,一种是普通逐行导入,另一种是批量管道导入
python_loader.python	沈 泓 立	运行这个python脚本可以成功导入所有数据,使用了psycopg2库来连接和操作PostgreSQL数据库。其中有两种导入方式,一种是普通逐行导入,另一种是依赖于文本读取的批量导入

在处理数据的过程中, 我们通过创造了中间文件的方式来处理数据。

我们首先使用CSVFormatAdjustment.java对数据进行调整,把原有数据中Supply Center 名为 "Hong Kong, Macao and Taiwan regions of China" 改为 "Hong Kong and Macao and Taiwan regions of China" 以便后续数据导入。

然后我们使用CSVReader.java从原有csv文件中按行读入数据,以","分割,从而获得每个instance的具体信息。然后我们按建表语句分别将这些信息写入对应的txt文件,从而获得每个表对应的具体信息。

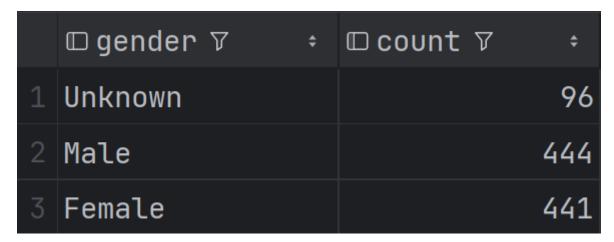
然后我们使用SQLGenerator.java分别读取Resources中的8个txt文件,生成对应的sql插入语句。生成的Data.sql中即包含导入数据的全部建表语句。

然后可以使用Loader.java从Data.sql中读入sql插入语句并执行,从而将全部数据导入数据库。由于Loader.java使用普通 Statement 逐条执行 SQL 文件中的完整插入语句,因此效率低下。后续3.3中我们会给出更高效的插入方式。

Task 3.2 Data Accuracy checking

Q1. How many salesmans are there for each gender?

```
select gender, count(*)
from salesman
group by gender;
```



Q2. How many companies are there in each supply center?

	□ supply_center ♡ ÷	□ count 7 ÷
1	America	63
2	Hong Kong and Macao and Taiwan regions of China	6
3	Northern China	13
4	Southwestern China	1
5	Eastern China	4
6	Asia	28
7	Europe	52
8	Southern China	6

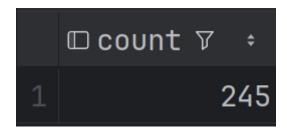
Q3. How many salesmans are there in each supply center?

```
select s.supply_center, count(salesman_id)
from salesman s
group by s.supply_center;
```

	□ supply_center ♥ ÷	□ count 7	\$
1	Eastern China		124
2	Asia		124
3	Northern China		122
4	America		124
5	Southwestern China		121
6	Hong Kong and Macao and Taiwan regions of China		119
7	Europe		123
8	Southern China		124

Q4. How many salesmans are there within a given age range (lower and upper bounds)? In this case: (30--40)

```
select count(*)
from salesman
where age > 30
  and age <= 40;</pre>
```



Q5. How many countries are there in each supply center?

	□ supply_center ♥ ÷	© country ₹ ÷
1	America	4
2	Asia	2
3	Eastern China	1
4	Europe	10
5	Hong Kong and Macao and Taiwan regions of China	1
6	Northern China	1
7	Southern China	1
8	Southwestern China	1

Q6. Given a country name (Italy or Canada), list all company names and their respective industries.

Q7. Given a product code (L8N0649), list all product models and their corresponding unit prices.

```
select product_code, product_model_name, unit_price
from product_models
where product_code = 'L8N0649';
```

	⊑product_code ⊽ ÷	୍ଦ product_model_name ∀ ÷	ឍunit_price ⊽	‡
1	L8N0649	LaptopA9		7357
2	L8N0649	LaptopC6		1242
3	L8N0649	Laptop78		8566
4	L8N0649	LaptopI7		7452

Q8. Given a contract number (CSE0000003), list all order details in the contract, including (product model, order quantity, salesmans name, and lodgement_date).

```
select contract_number, product_model_name, quantity, salesman_name,
lodgement_date
from contract c
          join Contract_details Cd on c.contract_number = Cd.contract_id
          join Product_models Pm on Pm.model_id = Cd.model_id
          join Salesman S on S.salesman_id = Cd.salesman_id
where contract_number = 'CSE0000003';
```

	□ contract_number ♡ :	□ product_model_name ♡ :	□ quantity 🎖 🗼	□ salesman_name 7 :	□lodgement_date 7 ÷
1	CSE0000003	HotPot14	780	Phyllis Evans	2021-10-18
2	CSE0000003	RadioYogurtMaker82	830	Hua Zhaoyu	2021-09-28
3	CSE0000003	MultiplexerL3	810	Jessica Jones	2021-11-02
4	CSE0000003	VacuumCleaner75	110	Zhou Yaokun	2021-10-06
5	CSE0000003	WaterDispenserY1	980	Xie Yuyang	2021-10-28
6	CSE0000003	Cabinet97	970	Sonia Wright	2021-10-01
7	CSE0000003	PhysicalSecurityIsolationD9	910	Lv Yinxiang	2021-11-01
8	CSE0000003	CellPhoneBattery21	330	Oz Smith	2021-10-26
9	CSE0000003	DestroyEquipmentM9	720	Carrie Clarke	2021-10-21
10	CSE0000003	MultifunctionalT4	190	Chen Ziyan	2021-10-16
11	CSE0000003	MobilePhoneFilm18	210	Phyllis Evans	2021-10-30
12	CSE0000003	CashRegisterY2	830	Liu Wenjing	2021-11-14
13	CSE0000003	TelephoneConference05	410	Dou Ruichen	2021-10-16
14	CSE0000003	SlrHandleU6	850	Lindsay Davies	2021-10-29

Task 3.3 Advanced requirements

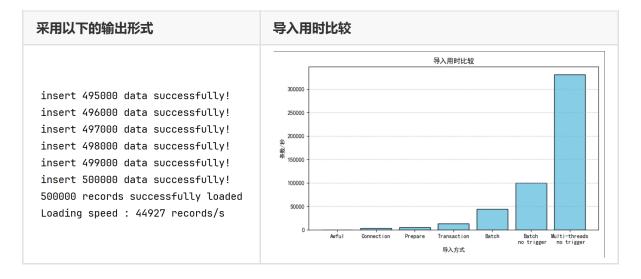
1. Try to optimize your script, and find more than one ways to import data, and provide a comparative analysis of the computational efficiencies between these ways.

我们使用多种方法试图优化,包括恒定Connection,引入Prepare Statement,引入Transaction机制,批量导入,多线程优化和在导入时Disable All Triggers的优化,共六条。

其中,前四条为Lab课上所提到的优化方式的实现。相关测试代码呈现在 /src/Loaders 中。为了方便比较,我们选用了多个表中的 Contract_details 一表作为比较对象,共 500000 条数据。

其中, Windows 测试的硬件环境为:

- Lenovo Legion R9000P ARX8, AMD Ryzen 7 7745HX, 32GB RAM, 2TB SSD
- Windows 11, Intellij IDEA 2023.3.4, PostgreSQL 17.3

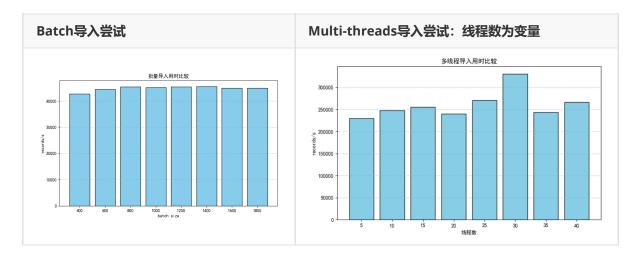


其中,Batch导入方式和Multi-threads导入方式均采取其中最优的方式:

- Batch导入采用 BATCH_SIZE=1000。
- Multi-threads导入采用 THREADS=30, BATCH_SIZE=1000。

不难发现,各种导入方式速度逐渐得到提升,而最优的方式即为Multi-threads (With batches, no trigger)的方式,达到了330687条数/秒的高速。

所有的Batch导入尝试和Multi-threads导入尝试罗列如下:



可以看到,导入速度在 batch size = 800 到 batch size = 1800 的区间内并无显著区别,均为 45000 records/s 左右,且每次运行得到的导入速度也不尽相同,可能会上下浮动500 records/s 左右。 因此选取上述区间中任意作为 batch size 均可,并无显著区别。

而对于多线程,可以看出在指定Batch_Size大小下,随着线程数增加,速度先变快后遇到瓶颈,只有在合理数量时(比如30线程),才能最大化性能;超出最佳点,反而因为争用导致效率下降。

对于在导入时Disable Trigger的行为, 我们也有所实践:

Data	Initial time	Optimized time	Multiple of optimization
Contract_details	11.23s	4.96s	2.26

可以看出,通过Disable Trigger,可以显著加快导入速度。当然,这么做的前提是所有数据已经经过前置检测,确认无误,否则可能导致数据库导入了错误的数据。

2. Try to import data across multiple systems.

在这一部分中, 我们实现了两个平台的测试, Windows, macOS。

其中, macOS硬件的测试环境为:

- MacBook Air, Apple M3, 16GB RAM, 512GB SSD
- macOS Sequoia 15.1, Visual Studio Code 1.99.0

Windows硬件环境同Task1

Operating System	Task	Time(s)	Velocity(Records/s)
MacOS	Loader.java	114.28	4834
Windows	Loader.java	48.16	11473

我们可以看出,在通过相同的Java demo导入数据时,macOS操作系统显示出明显更加强大的性能,数据导入速度是windows系统的2.37倍。

3. Try to import data using various programming languages (e.g., Java, Python, C++).

以下测试结果均建立在Task2的macOS测试环境下:

普通模式:

Language	Total_Time(s)	Velocity(Records/s)
Java	48.16	11473
C++	63.92	8644
Python	45.71	12086

可以看出,在普通模式下,Java和Python的导入时间相当,均为45-50s,而C++的导入时间则较长,要超过60s。

优化模式 (仅对比C++和Python的优化效果):

C++: 使用PostgreSQL的libpqxx库的管道(pipeline)功能实现高效批量插入,它通过 pqxx::pipeline 将多个INSERT语句批量发送到数据库,每积累1000条记录就提交一次事务,相比逐条插入减少了事务开销和网络往返次数,显著提高了大数据量导入的性能。

Python:采用了一种简单直接的数据导入方式,它一次性读取整个SQL文件内容并通过 cursor.execute()方法执行所有INSERT语句,相比逐条执行的方式减少了与数据库的交互次数,但由于是单次大事务提交,可能会产生较大的事务日志和锁竞争问题,适合中小规模数据导入但不适合真正的高性能批量导入场景。

Language	Initial time(s)	Optimized time(s)
C++	63.92	7.61
Python	45.71	7.41

可以看出,两种语言的优化方式均取得了显著的优化效果,将数据导入时间控制在了10s以内

4. Experiment with other databases.

我们实现了两个平台的测试: Postgres(基本)、MySQL.

以下测试结果均建立在Task2的macOS测试环境下:

DBMS	Time(s)	Velocity(records/s)
Postgres	48.16	11473
MySQL	319.71	1728

可以看出,Postgres数据库管理系统的数据导入速度显著高于MySQL数据库的数据导入速度,具有更优的性能和效率。

5. Try to import data with different data volumes.

在这一部分中,我们修改了Contract_details表的导入量,使用 Loader3Prepare 导入Contract_details表中,基于不同数据量分别观察导入效率。详细数据见下表:

可以看到,并没有产生明显的性能差异,导入效率基本在5500 records/s左右。

N (总指令数)	总时间	每秒插入指令数量
1w	1.89s	5279

N (总指令数)	总时间	每秒插入指令数量
5w	9.10s	5495
10w	18.08s	5531
25w	45.05s	5548
50w	89.74s	5571