

DBMS 性能评估：PostgreSQL 、 openGauss 与文件操作的对比分析

SUSTech
CS213/Project 1: DBMS
Performance Evaluation

火明贤

10/19/2025

摘要

本项目基于数据库原理课程（即 CS213）知识，进行简要的 DBMS 与文件操作对比分析和 PostgreSQL 与 openGauss 性能对比分析。使用课上的 movies 数据集，在 PostgreSQL，Java 文件 I/O 和 openGauss 间进行了检索与更新测试。测试发现在简单操作与较小数据集上，由于数据库数据传输需读取硬盘与网络传输的时间（即 fetching time），文件操作快于 DBMS，但也存在一些安全隐患。PostgreSQL 则在多方面优于 openGauss，但在并行运算时，由于 openGauss 有更强的自觉性使用多个 cpu（在允许时）以达到更快速度，openGauss 快于 PostgreSQL。

1. 引言

- **项目背景：**在数据量爆炸式增长、应用无处不在的今天，DBMS 是确保数据被安全、高效、可靠地管理和利用的核心基础设施。没有 DBMS，企业和组织将无法有效处理其数据资产，也无法支持复杂的应用程序运行和关键的业务决策。作为初学者，自然地对 DBMS 之间的差别与 DBMS 和文件操作的差别应该有所探究和了解。
- **1.2 研究对象：**PostgreSQL、openGauss 和 Java 文件操作。
- **1.3 主要问题：**明确提出本项目要回答的核心问题：
 1. 相比于文件操作，DBMS 的独特优势是什么？

2. PostgreSQL 和 openGauss 哪个更好？

2. 实验环境与设计

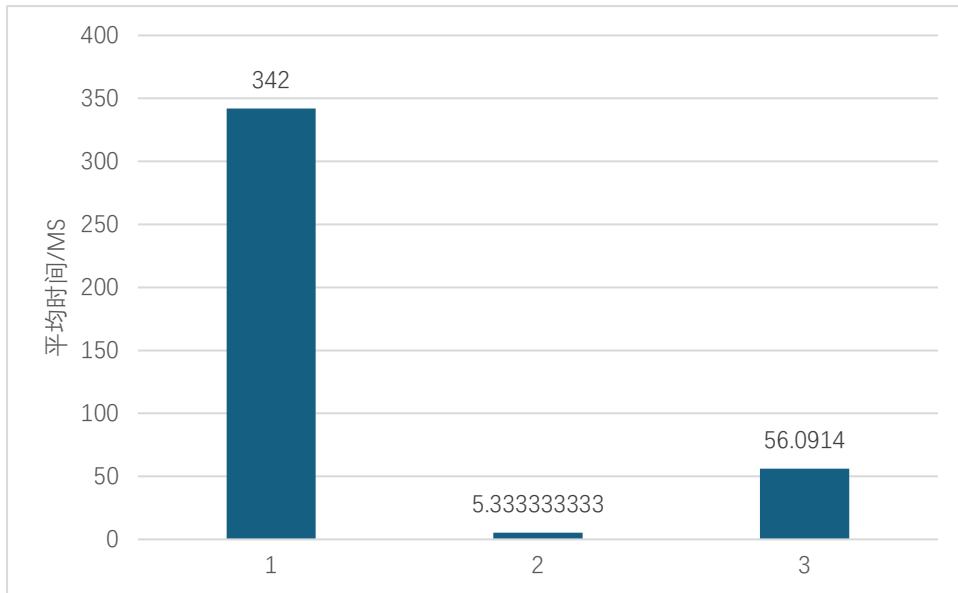
- 2.1 软件环境: Windows、PostgreSQL 、JDK 17、openGauss。
- 2.2 实验数据: movies 数据 9.2k 行，随机生成数据 1000w 行
- 2.3 实验方法:
 - 数据准备: 利用 DataGrip 将 movies 导出为 CSV 文件。
 - DBMS 操作: 使用 DataGrip 客户端执行 SQL，记录 execution time, fetching time, total time。
 - 文件操作: 使用 Java 编写程序，通过 System.nanoTime() 计时，模拟 SQL 的检索和更新操作。

3. 实验结果与分析

• 3.1 实验一：精确检索性能 (select)

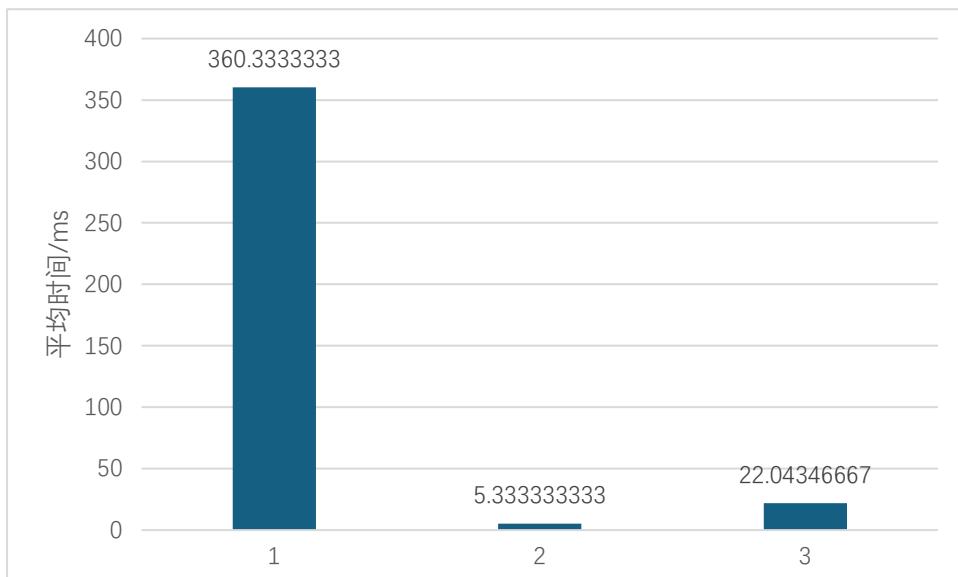
简述: 本实验主要探究检索操作消耗的时间。在 DBMS 中多次用“select”操作探究检索 title 的时间损耗。在 java 中探究 I/O 检索 title 消耗的时间。

结果分析: 忽略 DBMS 冷处理的情况下，分别测试三次对所有 title 列的检索所需时间，取平均时间绘图，得出如下表格



从左到右分别是 DBMS 总时间，DBMS 的 execution time，文件操作。

再检索所有含关键词 “T” 的 title 并记录，绘图

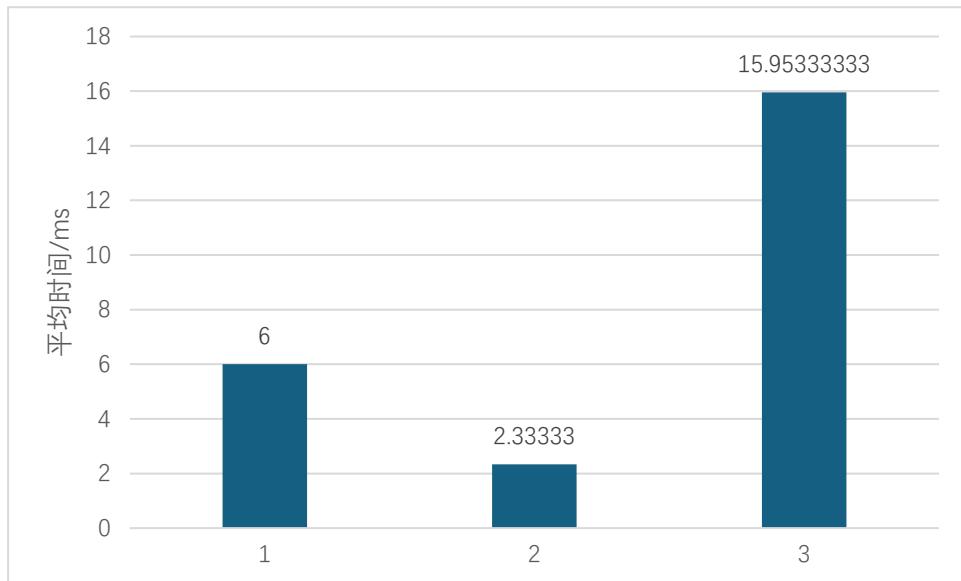


从左到右分别是 DBMS 总时间，DBMS 的 execution time，文件操作。

可初步得知：总时间上 java 文件操作的检索十分迅速，但 DBMS 的 execution time 十分迅速，可知 fetching (即 DBMS 网络连接等时间) 在此实验中对 DBMS 影响显著。

• 3.2 实验二：索引性能

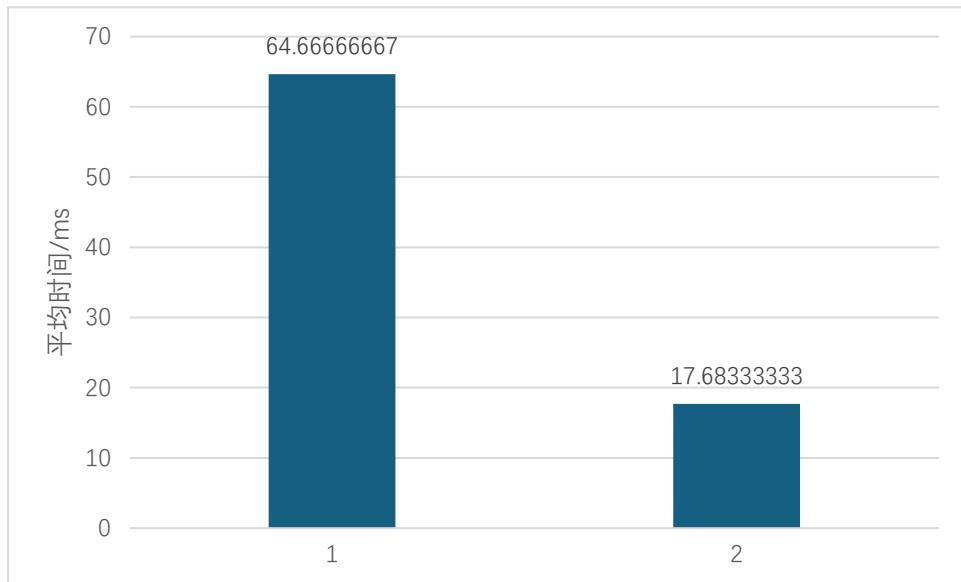
简述：本实验加入 DBMS 的检索功能，先创建 title 索引再测试检索含关键词 “Dracula” 的 title 所消耗的时间，并根据“Explain plan” 得出检索逻辑变化，由于 fetching time 无法缓解，本次实验仅分析 execution time。



从左到右依次为，DBMS 无索引，DBMS 有索引，文件操作可得：创建索引可显著提升检索时间，其内部逻辑是将 DBMS 的 Seq scan 变为 Bitmap Index Scan，来缩短时间，且这两个的 execution time 都少于 java 文件操作。

• 3.3 实验三：批量更新性能 (update)

简述：本实验用 DBMS 的 “update” 操作将 title 列中的所有 “To” 换为 “TTOO” 并记录时间。在 java 对文件进行相同的操作并记录时间。分别测量两次后取平均时间并绘图：

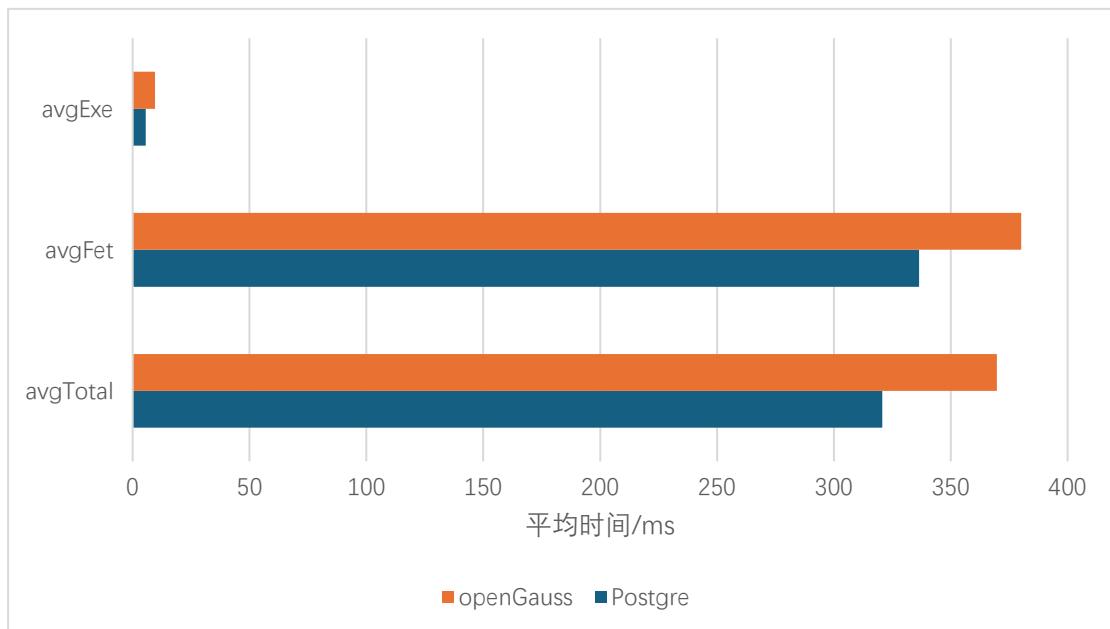


左边是 DBMS 时间，右边是 Java 文件操作时间。

从表中得知：Java 的文件操作在此数据集下显著快于 DBMS 的操作，这依旧可能是 fetching time 无法忽略的原因。同时在操作中发现 Java 操作对于文件的保护性有所欠缺，而 DBMS 则会弹出提醒，让我们警惕错误操作引发的数据破坏。

• 3.4 实验四：PostgreSQL 与 openGauss 性能测试对比

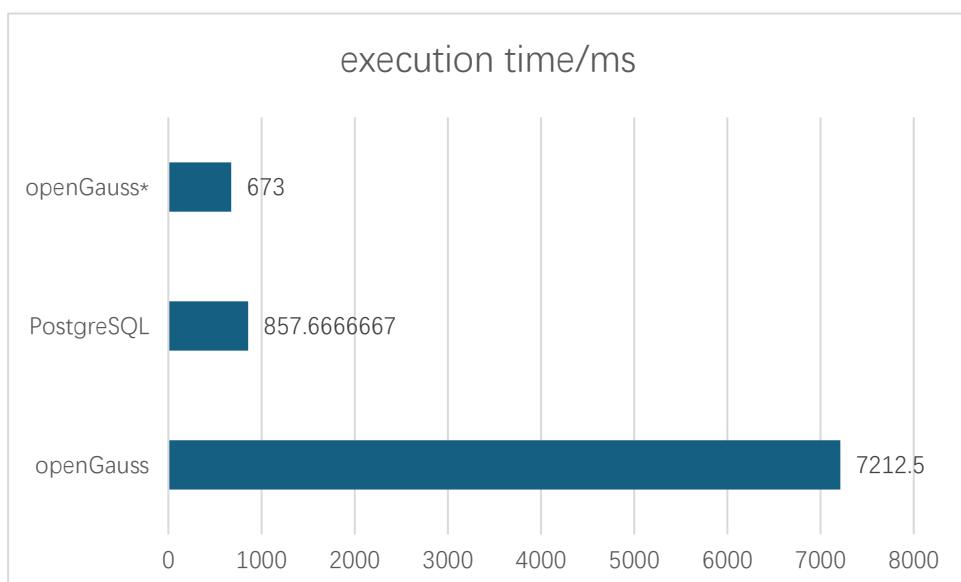
简述 1：本实验分别在两个 DBMS 下多次运行课上学习的语句（具体见附录 1），记录时间，计算耗时平均值并绘图：



由实验数据可得：PostgreSQL 的运行速度快于 openGauss，且在 execution time 和 fetching time 都更优。

简述 2：用 create 语句随机生成 1000w 行的数据集，在此基础上测试两者面对超大量数据时的并行运算能力，并用“EXPLAIN ANALYZE”检测能力。多次运行操作，记录使用 CPU 数与时间，

计 算 平 均 耗 时 并 绘 图：



其中 openGauss* 是允许多核处理后的结果。

可见默认状态下，PostgreSQL 快于 openGauss（限制单线程），但在允许多核处理后，openGauss 略快于 PostgreSQL。

4. 讨论：DBMS vs. 文件操作的优势

• 4.1 性能优势：极致的性能与优化

- ① 缓存：DBMS 拥有智能的内存缓存池（Buffer Pool）。第一次“冷查询”后，数据会留在内存中，后续的“热查询”会快非常多，具体体现在 execution time 大幅降低。但仍无法解决 fetching time 的问题。
- ② 查询优化器：DBMS 会自动分析你的 SQL，选择最高效的执行计划（例如，是使用索引还是全表扫描对多列检索更划算）。
- ③ 索引（Indexing）：（对应实验一）DBMS 使用 B-Tree 等高效数据结构。一旦创建索引，精确查询可以从 $O(N)$ （全表扫描）降至 $O(\log N)$ （索引扫描），速度提升几个数量级。

• 4.2 安全性与一致性：ACID

这是文件操作完全不具备的核心优势。DBMS 确保 UPDATE 操作是原子性的（要么全部成功，要么全部失败）。如果中途断电，数据库会自动回滚，数据不会损坏。而 Java 文件更新操作（读-写-替换），如果中途失败，可能会导致数据丢失或文件损坏。

这意味着 DBMS 系统默认很好地保护数据，而 Java 需手动改写逻辑，但效果可能仍不及 DBMS。

- 4.3 开发与维护优势：

① 声明式语言（SQL）：对于 DBMS，只需要用“SELECT、UPDATE、WHERE ...”告诉 SQL 想做什么，而不需要关心“具体怎么做”。Java 文件操作中需要考虑其内部逻辑并需要尽量简化逻辑，达到目的十分繁琐。

② 代码简洁性：（对应你的实验三）SQL 一行 UPDATE 语句，对比 Java 需要几十行代码（BufferedReader, BufferedWriter, File.move...）来实现，且要手动处理各种 IOException。

- 4.4 文件操作的优点：

① 简单轻量：不需要安装和配置重量级的数据库服务。
② 可移植性：CSV/TXT 文件是通用格式，任何程序都可读取。

- 4.5 总结：

① 面对日常操作的大量数据，DBMS 有着高效，可维护性好，安全，简单等特点，可以很好地覆盖大部分操作需要，且不用花费精力在内部逻辑上。

② 文件操作需要我们深刻理解数据操作背后的逻辑，面对大量数据时稍缓慢，但在小数据集中的操作快于 DBMS，且不用安装大数据库，不受“冷热查询”的影响，适用于只读或偶尔写入的场景。

5. PostgreSQL 与 openGauss 性能对比

- 5.1 PostgreSQL 的优劣

①优点：智能与成熟。PostgreSQL 能自动分析查询，识别出这是一个昂贵的（heavy）查询，并主动启用了并行处理（Parallel Seq Scan）。用户什么都不用做，就得到了一个相当不错的性能（838 ms）。这展示了它作为一款极其成熟的数据

②缺点：性能上限可能稍低 在这次特定的“短跑比赛”中，它最终的成绩（838 ms）被调优后的 openGauss（725 ms）击败了。这暗示在极限的、高度并行的分析查询（OLAP）场景下，它的性能可能不是最顶尖的。

- 5.2 openGauss 的优劣

①优点：极高的并行性能上限 这是 openGauss 获胜的关键。在您手动“唤醒”它之后（SET query_dop），它展现了惊人的爆发力，性能提升了 3.75 倍，并以 725 ms 的成绩反超了 PostgreSQL。它执行计划中的 dop: 12/12 也显示出它在“火力全开”、压榨多核 CPU 性能方面极具侵略性，这完全符合它面向高性能分析场景的设计目标。

②缺点：“开箱即用”体验差，需要专业调优 这是它最致命的弱点。您使用的 lite 版镜像，其默认配置 query_dop = 1

(关闭并行) 简直是“自废武功”。如果不是您深入排查，您会得出一个“openGauss 性能较差”的错误结论。这说明它不是一个“即插即用”的数据库，您必须了解它的配置参数，才能发挥它的真正实力。

5.3 谁更好？

①如果更看重通用、全能、极其可靠的数据库，或者应用场景是混合负载 (OLTP + OLAP)，比如网站后端、SaaS 应用、常规的业务系统，亦或者更看重**“开箱即用”的智能性**、成熟的社区生态，以及不想花大量时间去深入调优默认参数，那么 PostgreSQL 更好。

②如果目标是构建一个高性能数据仓库 (Data Warehouse) 或纯分析平台 (OLAP)，核心需求是压榨多核 CPU(尤其是 ARM 架构，如华为鲲鹏) 的全部性能，追求极致的查询速度，并且拥有专业的时间或团队来进行深入的数据库调优 (Tuning)，并且不介意它的配置与主流 PG 有所不同，那么 openGauss 是一个不错的选择。

6. 回答问题

- 6.1 相比文件操作，DBMS 的优势

DBMS 内部逻辑智能，不要求掌握操作背后的逻辑，代码简洁，安全性高，对新手更友好。

- 6.2 PostgreSQL 与 openGauss 哪个更好

对于绝大多数开发者和通用场景，不追求极致效率的情况下，PostgreSQL 依然是更稳妥、更省心的选择。

附件一： DataGrip 代码 (PostgreSQL 与 openGauss 测试代码相同)

```
1  select * from movies;
2
3  select count(*) from movies;
4
5  select m.title from movies m;
6
7  select movies.title from movies where title LIKE '%T%';
8
9  select m.title, m.country, m.year_released
10   from movies m;
11
12  select m.title
13   from movies m where year_released < 2010;
14
15  select m.title, m.country, m.year_released
16   from movies m where year_released < 2010 and runtime > 100;
17
18  select count(*) from movies m where country = 'us';
19
20  select country, count(country), max(runtime) from movies where year_released > 2010 group by country;
21
22  select distinct
23    case when m.country in('cn', 'hk', 'tw', 'jp', 'kr') then surname||' '||coalesce(first_name,'')
24      else coalesce(first_name,'')||' '|| surname end as director
25  from movies m
26  join credits c 1<->1..n: on c.movieid = m.movieid
27  join people p 1..n<->1: on c.peopleid = p.peopleid
28  where c.credited_as = 'D' and m.year_released = 2015;

29
30  ✓ select m.title, m.country, m.year_released, m.runtime
31   from movies m
32     join credits c on c.movieid = m.movieid and credited_as = 'D'
33     join people p on p.peopleid = c.peopleid and p.gender = 'F'
34  ✓ where m.runtime = (select max(m.runtime)
35    from movies m
36    join credits c on c.movieid = m.movieid and c.credited_as = 'D'
37    join people p on c.peopleid = p.peopleid and p.gender = 'F');

38
39  SELECT title, REPLACE(title, 'To', 'TT00') AS new_title FROM movies;
40
41  ✓ update movies
42  set title = replace(title, 'To', 'TT00');
43
44  ✓ update movies
45  set title = replace(title, 'TT00', 'To');
46
47  SELECT * FROM movies WHERE title = 'Dracula';
48
49  CREATE INDEX idx_title ON movies(title); --创建索引
50
51  -- 再次运行和步骤1完全相同的查询
52  SELECT * FROM movies WHERE title = 'Dracula';
53
54 ✓  DROP INDEX idx_title;
```

```
1 -- 1. 创建一个新表
2 CREATE TABLE parallel_test (
3     id INT,
4     group_id INT,
5     payload TEXT -- 我们将在这里放一些随机文本
6 );
7
8 -- 2. 插入 1000 万行数据 (这可能需要几分钟时间)
9 INSERT INTO parallel_test (id, group_id, payload)
10 SELECT
11     i,
12     (i % 1000), -- 1000个不同的分组
13     md5(random()::text) || md5(random()::text) -- 一些随机的 MD5 字符串
14 FROM generate_series(1, 10000000) AS i;
15
16 -- 3. 收集统计信息 (非常重要! 这能帮助优化器做出正确决策)
17 ANALYZE parallel_test;
18

19
20 EXPLAIN ANALYZE
21 SELECT
22     group_id,
23     COUNT(*)
24 FROM
25     parallel_test
26 WHERE
27     payload LIKE '%abcde%' -- 这是一个 CPU 密集型的字符串搜索
28 GROUP BY
29     group_id
30 ORDER BY
31     group_id; --并未运用多个cpu
32
33 SHOW query_dop; --return 1,即单线程
34
35 SET query_dop = 12; --达到分配的最大cpu
```