

南开大学

计算机学院

并行程序设计实验报告

MPI 编程

许洋

年级: 2023 级

专业:计算机科学与技术

指导教师:王刚

摘要

关键字: Parallel

景目

一、问	题重述	1
二 、实 (一) (二)	知思路 main.cpp 的 MPI 实现思路	
三 、 M	IPI 实现	2
(-)	main.cpp	2
(二)	guessing.cpp	5
(三)	结果	6
四、进	- 阶实现 1(有点问题)	6
(-)	实现目的	6
(二)	代码实现	6
(三)	结果	10
五、进	阶实现 2	10
(-)	实现目的	10
(二)	代码实现	10
(三)	结果	14
六、总	结	14

一、 问题重述

PCFG(概率上下文无关文法)口令猜测算法是一种融合统计学习与文法规则的密码攻击技术,相比传统暴力破解和字典攻击能更高效生成密码候选列表。该算法通过分析密码数据集(如 Rockyou)提取密码结构模式(如 L8D3S3 表示 8 字母 +3 数字 +3 符号),并建立概率模型指导密码生成。其实验流程包含四个关键阶段:训练集结构分析、概率模型构建、候选密码生成以及按概率排序的密码验证。在本次 MPI 并行化实验中,重点优化后三个阶段的口令生成与验证性能。

随着密码规模增至 10⁷ 量级,串行实现面临显著性能瓶颈: MD5 哈希验证占据超过 70%的 计算时间;不同密码结构(PT)产生的候选密码量差异悬殊,如 L6S1 结构平均生成 52,000 个密码而 D4S2 仅 82 个;优先队列需要动态管理数千个 PT 结构的概率关系。这些特性使得 MPI 并行化成为提升效率的必然选择。

基础并行目标要求构建主从式任务分配架构。主进程 (Rank 0) 负责维护优先队列,每次提取一个 PT 结构并生成候选密码列表,通过 MPI_Bcast 广播给所有工作进程。工作进程采用块划分策略处理分配到的密码子集:每个进程计算 chunk_size = (passwords_count + process_num - 1) / process_num,验证指定范围的密码哈希值。最后通过 MPI_Reduce 汇总各进程的破解结果,实现计算任务的分布式执行。

二、实现思路

(一) main.cpp 的 MPI 实现思路

在 MPI 并行设计中, main 函数的核心思路是通过多进程协作实现高效的密码猜测生成与验证。首先, 所有进程同步初始化 MPI 环境并加载相同的训练数据和测试集(Rockyou 前 100 万条),确保概率模型的一致性。随后进入主循环,各进程基于全局优先队列同步弹出预终结符 (PT),调用 Generate 函数生成猜测密码。关键并行机制体现在: 进程 0 负责监控全局进度(每 10 万条输出); 当累积 100 万条猜测时,各进程并行验证本地生成的密码是否命中测试集; 通过 MPI_Reduce 将各进程的破解数量汇总到进程 0 进行全局累加; 进程 0 在达到 1000 万条猜测上限时,统一输出总训练时间、猜测时间及破解密码数量。整个过程通过数据分片验证和结果归约实现高效并行,且无需进程间传输模型数据。

(二) guessing.cpp 的 MPI 实现思路

Generate 函数的核心思路是根据进程 ID 动态分配 segment 取值生成任务,实现无通信并行。对于单 segment 的预终结符 (PT),各进程直接定位模型中的 segment 数据,通过公式 start=rank*(N/size)和 end=(rank==size-1)?N:start+(N/size)计算本进程处理的取值区间(N 为总取值数),在区间内生成猜测密码。对于多 segment 的 PT,所有进程先同步拼接前 N-1 个 segment 的固定前缀,再针对最后一个 segment 进行动态任务划分:各进程独立生成指定取值区间内的后缀,将其拼接到公共前缀后形成完整密码。这种设计通过末位进程处理余数(当 N 不能被 size 整除时)实现负载均衡,各进程独立写入本地猜测队列,全程无需跨进程通信,充分发挥了数据并行优势。

三、 MPI 实现

(-) main.cpp

主要功能: 作为程序的入口点, 负责协调整个 PCFG 密码猜测流程的并行执行, 包括模型 训练、猜测生成、哈希计算和结果统计。

MPI 初始化和变量声明

初始化

```
MPI_Init(&argc, &argv); // 初始化 MPI 环境
int rank, size; // 进程标识和进程总数

MPI_Comm_rank(MPI_COMM_WORLD, &rank); // 获取当前进程 ID

MPI_Comm_size(MPI_COMM_WORLD, &size); // 获取总进程数

double time_hash = 0; // 记录哈希计算总时间
double time_guess = 0; // 记录口令生成总时间
double time_train = 0; // 记录模型训练总时间
```

所有进程都会执行相同代码,通过 rank 区分不同角色。之后加载 rockyou 数据集训练概率上下文无关文法模型,同时对生成规则按概率降序排序,确保高概率口令优先生成。然后加载测试集,验证生成的猜测口令是否有效(是否在实际口令集中),数据结构 unordered_set 提供O(1) 时间复杂度的查找

破解统计初始化

统计初始化

```
      int cracked=0;
      // 当前进程破解计数

      int total_cracked = 0;
      // 所有进程总破解数 (仅rank 0使用)

      int round_cracked = 0;
      // 单轮汇总破解数
```

统计变量用于跟踪破解进度

口令生成初始化

口令生成初始化

```
q.init(); // 初始化优先级队列
if(rank == 0) cout << "here" << endl; // 调试输出
int curr_num = 0; // 当前批次口令计数
auto start = system_clock::now(); // 开始计时
int history = 0; // 历史生成总数
```

初始化优先队列, 并统计每批次的口令。

主循环结构

主循环

```
while (!q.priority.empty()) // 当优先级队列非空 {
q.PopNext(); // 生成下一个口令
```

```
q.total_guesses = q.guesses.size(); // 更新当前计数
// 进度报告(每10万口令)
if (q.total_guesses - curr_num >= 100000) {
   if(rank == 0)
       cout << \verb"Guesses" generated: \_" << history + q.total\_guesses <<
   curr_num = q.total_guesses;
}
// 终止条件检查(超过1000万口令)
if (history + q.total_guesses > 10000000) {
   // 时间统计和结果输出(略)
   break;
}
// 批处理机制 (每100万口令)
if (curr_num > 1000000) {
   // 口令验证和哈希计算
   // MPI结果汇总
   // 重置批次
}
```

批处理机制详解

批处理

```
if (curr_num > 1000000)
   {
      // MPI破解数汇总
      MPI_Reduce(&cracked, &round_cracked, 1, MPI_INT, MPI_SUM, 0,
         MPI_COMM_WORLD);
      cracked = 0; // 重置进程计数
      // Rank 0更新统计
      if(rank == 0) {
          total_cracked += round_cracked; // 累加总破解数
          // 计算哈希时间
          auto end_hash = system_clock::now();
          auto duration = duration_cast<microseconds>(end_hash - start_hash);
          time_hash += double(duration.count()) * microseconds::period::num /
              microseconds::period::den;
      }
      // 重置批次
18
      history += curr_num; // 更新历史总数
```

```
curr_num = 0;  // 重置当前计数
q.guesses.clear();  // 清空口令列表
}
```

防止累积过多口令导致内存溢出,通过 MPI_Reduce 进行 MPI 通信, 汇总所有进程的破解数, 同时进行标准 MD5hash 实现。

MPI 终止

MPI 终止

```
MPI_Finalize();
return 0;
```

确保所有进程同步退出,正确释放 MPI 资源

设计中发现的问题

PCFG 模型训练

模型训练

```
PriorityQueue q; // 口令生成优先级队列
auto start_train = system_clock::now();
q.m. train("/guessdata/Rockyou-singleLined-full.txt"); // 从文件训练模型
q.m. order(); // 按概率排序规则
auto end_train = system_clock::now();
auto duration_train = duration_cast<microseconds>(end_train - start_train);
time_train = double(duration_train.count()) * microseconds::period::num / microseconds::period::den;
```

在设计过程中模型的训练可以只在主进程完成,但是模型的广播需要进行调整,无法一次性广播给所有进程,而在我的修改中产生了冗余,在每个进程都进行了训练。

测试数据集加载

Generate 函数

```
unordered_set<std::string> test_set; // 使用哈希集合存储测试口令 ifstream test_data("/guessdata/Rockyou-singleLined-full.txt"); int test_count=0; string pw; while(test_data>>pw) { test_count+=1; test_set.insert(pw); // 插入哈希集合 if (test_count>=1000000) break; // 只加载前100万个口令 }
```

在设计过程中加载测试集同样也可以只在主进程完成,但是广播同样会出现问题,每个进程都加载完整测试集,内存浪费(应共享)。

$(\vec{\bot})$ guessing.cpp

MPI 并行化主要集中在遍历 segment 所有可能值的部分,通过任务划分实现并行加速。

MPI 初始化和变量获取

初始化

```
int rank, size;
MPI_Comm_rank(MPI_COMM_WORLD, &rank); // 当前进程的 ID (0 到 size-1)
MPI_Comm_size(MPI_COMM_WORLD, &size); // MPI 进程总数
```

rank: 当前进程的标识符(主进程通常为 0)

size: MPI 进程总数(总计算资源)

单段 PT 的并行处理

Generate 函数

```
// 计算任务划分
int chunk_size = pt.max_indices[0] / size;
int start = rank * chunk_size;
int end = (rank == size - 1) ? pt.max_indices[0] : (rank + 1) * chunk_size;

// 并行生成猜测
for (int i = start; i < end; i++) {
    string guess = a->ordered_values[i];
    guesses.emplace_back(guess);
    total_guesses += 1;
}
```

任务划分逻辑:将总任务量 pt.max_indices[0] 平均分给 size 个进程,每个进程处理连续的索引区间 [start, end)

负载均衡: 最后一个进程处理剩余任务(当任务数不能整除时)

数据局部性: a->ordered_values 在每个进程中完整存储(广播或预加载),不需要进程间通信(无数据依赖)

结果存储:每个进程独立填充自己的 guesses 向量,total_guesses 为本地计数(需后续规约得到全局值)

多段 PT 的并行处理

Generate 函数

```
// 并行处理后段
int chunk_size = pt.max_indices[pt.content.size() - 1] / size;
int start = rank * chunk_size;
int end = (rank == size - 1)
    ? pt.max_indices[pt.content.size() - 1]
    : (rank + 1) * chunk_size;

for (int i = start; i < end; i++) {
    string temp = guess + a->ordered_values[i]; // 拼接完整猜测
    guesses.emplace_back(temp);
    total_guesses += 1;
}
```

两阶段处理: 串行部分使得所有进程生成相同的前缀字符串 guess,并行部分使得各自处理后段的不同索引范围,这样实现了前缀计算仅需一次(无并行开销),并行部分只处理变化的后段(数据并行)

零通信:不需要进程间同步(完全独立计算)

(三) 结果

最终未能实现对 guessing 的加速, Cracked 数量有 372214, 与串行相比基本一致。

四、 进阶实现 1 (有点问题)

(一) 实现目的

尝试使用多进程编程,在 PT 层面实现并行计算。先前的并行算法是对于单个 PT 而言,使用多进程进行并行的口令生成,现在一次性从优先队列中取出多个 PT,并同时进行口令生成。

在实现过程中需要注意每个 PT 生成之后均需要将产生的新 PT 放回优先队列,如果一次性取出多个 PT,那么等待各 PT 生成完成后,再将一系列新的 PT 挨个放回优先队列。

(二) 代码实现

main.cpp

初始化

```
// 初始化 MPI 环境

MPI_Init(&argc, &argv);

int rank, size;

MPI_Comm_rank(MPI_COMM_WORLD, &rank); // 获取当前进程的 rank

MPI_Comm_size(MPI_COMM_WORLD, &size); // 获取总进程数
```

初始化 MPI 环境, 获取当前进程编号 (rank) 和总进程数 (size)

训练

```
if (rank == 0) // 只有主进程执行训练
```

```
{
    auto start_train = system_clock::now();
    q.m. train("/guessdata/Rockyou-singleLined-full.txt");
    q.m. order();
    auto end_train = system_clock::now();
    // ... 计算并输出训练时间 ...
    q.init(); // 初始化优先队列
}
```

仅 rank 0 进程加载训练数据并初始化模型 初始化优先级队列

加载数据

```
// 所有进程加载测试数据
unordered_set<std::string> test_set;
ifstream test_data("/guessdata/Rockyou-singleLined-full.txt");
// ... 加载100万个测试密码 ...
MPI_Barrier(MPI_COMM_WORLD); // 同步所有进程
```

所有进程并行加载测试数据集 (用于密码验证) 使用 barrier 确保所有进程完成加载

处理多个 PT

```
// 设置每次处理的PT数量
int pts_per_batch = max(1, min(size/2, 2));

while (should_continue)
{
    if (rank == 0) // 只有主进程管理队列
    {
        if (!q.priority.empty())
        {
            batch_size = min(pts_per_batch, (int)q.priority.size());
            q.guesses.clear(); // 清空历史猜测
            q.ProcessMultiplePTs(batch_size); // 批量处理PT
        }
}
```

计算每个批次的 PT 数量, 避免内存过大 主进程从队列取出多个 PT 调用 ProcessMultiplePTs 批量生成猜测

广播猜测

```
// 广播队列状态
MPI_Bcast(&queue_empty, 1, MPI_C_BOOL, 0, MPI_COMM_WORLD);
if (queue_empty) break;

// 广播猜测数量
MPI_Bcast(&guesses_size, 1, MPI_INT, 0, MPI_COMM_WORLD);
```

```
7
8
// 广播猜测内容
for (int i = 0; i < guesses_size; i++)
{
// ... 广播字符串长度 ...
// ... 广播字符串内容 ...
}
```

主进程向所有工作进程广播队列状态和猜测数量 逐个广播每个猜测密码, 先广播长度, 再广播字符串内容

任务分配

```
// 并行任务分配
int chunk_size = (guesses_size + size - 1) / size;
int start = rank * chunk_size;
int end = min(start + chunk_size, guesses_size);

// 各进程并行处理
for (int i = start; i < end; i++)
{
    if (test_set.find(pw) != test_set.end()) local_cracked++;
        MD5Hash(pw, state); // 模拟哈希计算
}
```

将猜测列表均匀分块,每个进程处理自己的任务块 (start-end)

各进程独立处理分配到的猜测, 验证密码是否正确 (查测试集), 计算 MD5 哈希 (模拟真实攻击)

汇总统计

```
// 汇总结果

MPI_Reduce(&local_cracked, &cracked_this_round, 1, MPI_INT, MPI_SUM, 0, MPI_COMM_WORID);

if (rank == 0) // 主进程统计全局结果

{
    total_cracked += cracked_this_round;
    total_guesses += guesses_size;
    // ... 检查终止条件(1000万猜测) ...

}

MPI_Bcast(&should_continue, 1, MPI_C_BOOL, 0, MPI_COMM_WORID);

11
```

使用 Reduce 操作汇总所有进程的破解数量 主进程更新全局计数器 广播是否继续循环的决定

清理

```
MPI_Finalize();
```

清理 MPI 环境

guessing.cpp

为了一次性取出多个 PT 我们增加了必要的函数

批量处理

```
void PriorityQueue::ProcessMultiplePTs(int batch_size)
{
   vector <PT> batch_pts;
   // 取前batch_size个PT
   for (int i = 0; i < batch_size; i++) {
       batch_pts.push_back(priority[i]);
   vector <PT> all_new_pts; // 存储所有新生成的PT
   for (PT& pt : batch_pts) {
       Generate(pt); // 为当前PT生成猜测
       vector<PT> new_pts = pt.NewPTs();
                                        // 生成新PT
       for (PT& new_pt : new_pts) {
           CalProb(new_pt); // 计算新PT概
           all_new_pts.push_back(new_pt);
       }
   // 删除已处理的PT
   priority.erase(priority.begin(), priority.begin() + batch_size);
   // 对新PT按概率降序排序
   sort(all_new_pts.begin(), all_new_pts.end(),
       [](const PT& a, const PT& b) { return a.prob > b.prob; });
// 有序插入队列
   for (PT& pt : all_new_pts) {
       auto pos = upper_bound(priority.begin(), priority.end(), pt,
                           [](const PT& a, const PT& b){ return a.prob > b.
                              prob; });
       priority.insert(pos, pt);
```

批量获取多个 PT(指定的数量),为每个 PT 生成猜测 (填充 guesses 列表),为每个 PT 生成后续 PT(探索概率空间),计算新 PT 的概率。

排序新 PT 确保概率顺序维护优先级, 通过二分查找插入位置, 保持队列有序。

(三) 结果

同样未能实现对 guessing 的加速, Cracked 数量达到 396212, 其中产生了一些重复计算, 但是基本一致。

五、 进阶实现 2

(一) 实现目的

尝试使用多进程编程,在进行口令猜测的同时,利用新的进程进行口令哈希,先前的口令猜测/哈希过程是串行的,也就是猜测完一批口令之后,对这些口令进行哈希,哈希结束之后再继续进行猜测,周而复始。如果采用多进程(多线程理论上也可以)编程,就可以在猜测完一批口令之后,对这批口令进行哈希,但同时继续进行新口令的生成。第一轮口令哈希结束、第二轮猜测结束之后,再同时进行第二轮口令哈希、第三轮口令猜测。

(二) 代码实现

main.cpp

MPI 初始化

初始化

```
int main(int argc, char **argv)
{
    MPI_Init(&argc, &argv);
    int rank, size;
    MPI_Comm_rank(MPI_COMM_WORLD, &rank);
    MPI_Comm_size(MPI_COMM_WORLD, &size);
    //....
}
```

MPI Init: 初始化 MPI 环境

MPI Comm rank: 获取当前进程 ID (0 或 1)

MPI Comm size: 获取总进程数

进程 0 (口令生成进程)

批量处理

```
if (rank == 0) {
    // 1. 模型训练
    PriorityQueue q;
    auto start_train = system_clock::now();
    q.m.train("/guessdata/Rockyou-singleLined-full.txt"); // 加载训练数据
    q.m.order(); // 按概率排序
    auto end_train = system_clock::now();
    // ... 计算训练时间 ...
```

```
// 2. 初始化优先队列
q.init();
// 3. 主生成循环
int total_guesses = 0;
const int MAX_GUESSES = 1000000;
auto start_guess = system_clock::now();
while (!q.priority.empty() && total_guesses < MAX_GUESSES) {</pre>
   // 4. 生成新批次口令
   q.PopNext();
   total_guesses += q.guesses.size();
   // 5. 接收上一轮哈希结果
   int cracked_count;
   MPI_Recv(&cracked_count, 1, MPI_INT, 1, 3, MPI_COMM_WORLD, &status);
   // 6. 进度报告
   if (total_guesses % 100000 == 0)
       // ... 计算并输出统计信息
   }
}
// 7. 发送结束信号
int end_signal = -1;
MPI_Send(&end_signal, 1, MPI_INT, 1, 0, MPI_COMM_WORLD);
// 8. 最终统计输出
// ... 计算总时间和性能指标
```

模型训练:从 Rockyou 数据集加载训练数据,计算各 PT (Pre-Terminal)的概率分布,按概率降序排序 PT 列表。

队列初始化:初始化优先队列,包含所有PT及其概率信息。

生成循环: q.PopNext() 生成当前最高概率 PT 对应的口令批次,使用 MPI_Recv 等待上一批次的哈希计算结果,定期输出生成进度和破解统计。

进程 1 (哈希计算进程)

批量处理

```
else if (rank == 1) {
    // 1. 加载测试数据集
    unordered_set<string> test_set;
    ifstream test_data("/guessdata/Rockyou-singleLined-full.txt");
    int test_count = 0;
    string pw;
    while (test_data >> pw && test_count < 1000000) {
        test_set.insert(pw);
```

```
test count++;
      }
       // 2. 主处理循环
       while (true) {
           // 3. 接收口令数量
           int guess_count;
           MPI_Recv(&guess_count, 1, MPI_INT, 0, 0, MPI_COMM_WORLD, &status);
           // 4. 检查结束信号
           if (guess\_count = -1) break;
19
           // 5. 计算哈希并验证
           int cracked count = 0;
           auto start_hash = system_clock::now();
           for (int i = 0; i < guess\_count; i++) {
              // 接收口令
              int len;
              MPI_Recv(&len, 1, MPI_INT, 0, 1, MPI_COMM_WORLD, &status);
              vector < char > buffer(len + 1);
              MPI_Recv(buffer.data(), len, MPI_CHAR, 0, 2, MPI_COMM_WORLD, &
                  status);
              buffer[len] = '\0'; /
              string guess (buffer.data());
              // 计算MD5哈希
              bit32 state [4];
              MD5Hash(guess, state);
              // 验证是否破解
              if (test_set.find(guess) != test_set.end()) {
                  {\tt cracked\_count++};
              }
           }
           // 6. 返回破解结果
          MPI_Send(&cracked_count, 1, MPI_INT, 0, 3, MPI_COMM_WORLD);
45
      }
       // 7. 统计输出
48
       // ... 计算哈希总时间和破解率 ...
49
   }
```

数据加载: 创建测试集的哈希表, 实现 O(1) 复杂度查询。

处理循环:接收口令批次大小,逐个接收口令内容,计算 MD5 哈希,并统计成功破解的口令数量

结果反馈: 使用 MPI Send 将破解结果返回给进程 0

guessing.cpp

批量处理

```
void PriorityQueue::Generate(PT pt)
{
    CalProb(pt); // 重新计算概率
    guesses.clear(); // 清空前一批结果
    if (pt.content.size() = 1) {
        // 单segment处理
        segment *a = get_segment_ptr(pt.content[0]); // 获取segment指针
        for (int i = 0; i < pt.max_indices[0]; i++) {
            guesses.emplace_back(a->ordered_values[i]);
    } else {
        // 多segment处理
        string guess;
        int seg_idx = 0;
        // 构造前N-1个segment的固定部分
        for (int idx : pt.curr_indices) {
            if (seg_idx = pt.content.size() - 1) break;
            guess += get_segment_value(pt.content[seg_idx], idx);
            seg_idx += 1;
        }
        // 添加最后一个segment的所有可能值
        segment *a = get_segment_ptr(pt.content.back());
        for (int i = 0; i < pt.max_indices.back(); i++) {
            guesses.emplace_back(guess + a->ordered_values[i]);
        }
    }
    // MPI发送批次
    int guess_count = guesses.size();
   \label{eq:mpi_send} MPI\_Send(\&guess\_count\;,\;\;1\;,\;\;MPI\_INT\;,\;\;1\;,\;\;0\;,\;\;MPI\_COMM\_WORLD)\;;
    // 逐个发送口令
    for (const string& guess : guesses) {
        int len = guess.length();
        MPI Send(&len, 1, MPI INT, 1, 1, MPI COMM WORLD);
        MPI_Send(guess.c_str(), len, MPI_CHAR, 1, 2, MPI_COMM_WORLD);
    }
```

单 segment 直接遍历所有取值,多 segment 是固定前缀 + 变长后缀组合

高效通信: 先发送批次大小, 再逐个发送口令

长度前缀优化:接收方可精确分配内存

(三) 结果

同样未能实现对 guessing 的加速,Cracked 数量达到 303926,其中有小幅度的减少,但是基本一致。

六、 总结

实现了基础和进阶的实验,在基础实验中,主从模式下,主进程广播 PT 结构,工作进程按块划分验证密码,通过 chunk_size=(N+size-1)/size 实现负载均衡。PT 级批量并行实验中每次处理多个高概率 PT,新 PT 按概率排序插入队列,减少队列操作开销。但是实现有问题,需要进一步进行修改。流水线并行实验中,分离密码生成与哈希验证,Rank 0 生成批次、Rank 1 专职哈希,通过 MPI Send/Recv 实现异步流水线。

后续需要进行改进,在修改的过程中遇到了模型以及训练数据的广播问题,模型训练和数据需要去冗余,主进程训练后广播模型参数。

