Random forest README

目錄

- 介紹
- 組件
- TreeQueue 類別
- RandomForest 類別
- 平行處理
- OpenMP 平行化
- 一般工作流程
- 其他注意事項
- 可能的改進

Introduction(介紹)

所提供的程式碼似乎涉及使用 OpenMP和 CUDA 進行平行處理的隨 機森林演算法實作。本 README 將代 碼分解為其組件,解釋主要功能,並 討論所使用的平行化技術。

組件

}

TreeQueue 類別

```
void tree_queue::push(Tree&& t) {
   std::unique_lock<std::mutex>
locker(write mutex m);
   base queue m.push(std::move(t));
}
bool tree_queue::pop(Tree& t) {
   std::unique_lock<std::mutex>
locker(write mutex m);
   if (base_queue_m.empty()) { return
false; }
   t = std::move(base_queue_m.front());
   base_queue_m.pop();
   return true;
}
tree queue 類別似乎代表樹的隊列。它提供了將樹推入
隊列和從中彈出的方法,使用互斥鎖(write mutex m)
確保線程安全性。
RandomForest類別
cppCopy code
RandomForest::RandomForest(int n_estimators,
double entropy_threshold, int max_depth, int
random_state, int n_jobs)
   : n estimators m(n estimators)
   , max_depth_m(max_depth)
   , random_state_m(random_state)
   , entropy_threshold_m(entropy_threshold)
   , n_jobs_m(n_jobs)
{}
RandomForest 類別是實現隨機森林演算法的主要類別。
它初始化參數,如估算器的數量、最大深度、隨機種子、
熵閾值和平行作業的數量。
void RandomForest::fit(dataset& tr_ds) {
```

平行處理 OpenMP平行化

```
cppCopy code
#pragma omp parallel num_threads(n_jobs_m)
{
          #pragma omp for schedule(dynamic)
nowait
          for (int i = 0; i < n_estimators_m;
++i) {
                build_trees(tr_ds, todo_trees,
out_trees);
          }
}

fit 方法使用 OpenMP 將多個決策樹
          (n_estimators_m) 的訓練並行化。它創建了一個 todo_trees 隊列來存儲持構建的樹,以及一個 out_trees 隊列來存儲完成的樹。然後並行執行 build trees 方法來構建樹。</pre>
```

一般工作流程

初始化: 在對象創建期間設置隨機森林的參數。

訓練: fit 方法使用 OpenMP 將多個決策樹並行訓

練。樹被同時構建並存儲在 trees m 向量中。

預測:predict方法使用已訓練的隨機森林對新數

據進行預測。

其他注意事項

代碼假設數據集具有特徵(X)和標籤(y)的結構。 構建決策樹的過程涉及為每棵樹創建數據和特徵的 子集。

可能的改進

進一步的註釋和標記可以改善對特定部分和步驟的理解。

錯誤處理和日誌記錄可以增強對訓練和預測過程中例外情況的處理。

請注意,對代碼的全面理解可能需要訪問特定類別和函數的具體實現,如 Tree 和 dataset。

重要指令

cmake: 生成Makefile。

make: 編譯代碼。

./cpp_2020_random_forest: 執行可執行文件。

以上三個指令皆須在/cpp-2020-random-forest-main/build

python3 sklearn_test.py:觀察訓練model time(包含build tree time etc...)

而此指令在/cpp-2020-random-forest-main