数据挖掘第二次项目

陈铭涛 16340024

May 26, 2019

1 CART 算法

CART 包含了分类决策树和回归决策树的算法,

2 Gradient Boosting

使用的损失函数为均方误差:

$$L = \frac{1}{N} \sum_{u=1}^{n} (Y_i - \hat{Y}_i) \tag{1}$$

3 Random Forest

4 代码实现

出于内存和并行化实现的考虑,本次项目选择了使用 Rust 语言实现, Rust 的 RAII 机制使得临时资源可以及时地释放,提升内存利用率,由编译器提供的静态检查可以避免多线程时线程不安全的情况,降低 debug 难度。

程序实现中使用的第三方库如下:

1. rayon: 提供基于迭代器的便捷地编写并行代码的方法

2. rand: 提供随机数生成

3. csv: 提供对 csv 文件的读取

4. indicatif: 提供命令行进度条实现

5. ndarray: 提供类似 numpy 的多维数组的操作

6. num-traits: 提供数值类型上的一些实用方法,如最大最小值等

7. log: 程序日志

8. pretty_env_logger: 程序日志输出

9. num_cpus: 获取系统 CPU 核心数量

10. serde: 提供将结构体变量序列化的功能

11. serde_json: 用于以 json 格式将序列化后的模型变量保存至文件

项目中包括的主要代码文件如下

- data_frame.rs: 使用一个二维的 ndarray 作为程序使用的 DataFrame 类型,并定义了类型别名V 作为数据的存储类型,默认为 *f64*,此外还包含了 csv 文件读写等其他实用函数
- learner.rs: 定义了一个 Learner trait, 包括了类似于 sklearn 的fit 和predict 两个方法, 决策树, Boosting 和 Random Forest 都需实现该 trait。
- tree.rs: 包括了 DecisionTree类型,实现了 CART 算法,可对单个决策树进行训练和预测。
- boosting.rs: 包括了GradientBoosting 类型的定义与训练和预测的实现。
- random_forest.rs: 包括了RandomForest 类型的定义与训练和预测的实现。
- utils 目录:包括了数个实用功能,如获取数据列排序序列,交叉验证,模型分数计算等。

5 并行化表现

6 验证

以下程序测试均在一台搭载 6 核 12 线程 CPU,运行 macOS 系统的笔记本电脑上运行。

验证的标准为 R^2 , 其计算方法如下:

$$\bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} y_i,$$

$$SS_{tot} = \sum_{i} (y_i - \bar{y})^2,$$

$$SS_{res} = \sum_{i} (y_i - f_i)^2,$$

$$R^2 = 1 - \frac{SS_{res}}{SS_{tot}}$$
(2)

其中 y_i 为第 i 个样本的实际观察值, f_i 为第 i 个样本的模型预测值。 R^2 的取值通常在 0 与 1 之间,越接近 1 代表预测值与真实值匹配程度越高。

使用 LightGBM 默认参数构建一个模型运行 3 折交叉验证进行对比:

```
In [6]: run_cross_validation(trains, labels, lgb.LGBMRegressor, params)

fit_time: [24.27433276 22.56340122 23.01793098]
   Average fit_time: 23.285222
   score_time: [10.66991425 9.20692468 8.52207994]
   Average score_time: 9.466306
   test_mse: [-0.33291203 -0.33487001 -0.34085721]
   Average test_mse: -0.336213
   train_mse: [-0.33630982 -0.33519583 -0.33240139]
   Average train_mse: -0.334636
   test_r2: [0.156102  0.15480654  0.15376245]
   Average test_r2: 0.154890
   train_r2: [0.15816958  0.15915648  0.15922097]
   Average train_r2: 0.158849
```

Figure 1: LightGBM 交叉验证结果

对单棵决策树进行交叉验证获得的结果如下: 在训练集上获得的平均 R^2 分数为 0.14947528261278345在验证集上获得的平均 R^2 分数为 0.143995380629807训练时间平均为 682423 ms.

Figure 2: 单棵决策树训练交叉验证结果

使用 Gradient Boosting 训练 150 步,设置单棵树最大生长至 2 层,进行交叉验证获得的结果如下:

在训练集上获得的平均 R^2 分数为 0.14595633826167811 在验证集上获得的平均 R^2 分数为 0.14329480642795986 训练时间平均为 223031 ms.

Figure 3: GBDT 训练交叉验证结果

使用 Random Forest 训练,决策树数量为 150,不限制决策树生长深度,进行交叉验证获得的结果如下:

在训练集上获得的平均 R^2 分数为 0.1496125066152948 在验证集上获得的平均 R^2 分数为 0.14889900127096856 训练时间平均为 444804 ms.

Figure 4: 随机森林训练交叉验证结果

四个训练中使用取样工具查看内存占用值分别如下:

1. LightGBM: 5.2G

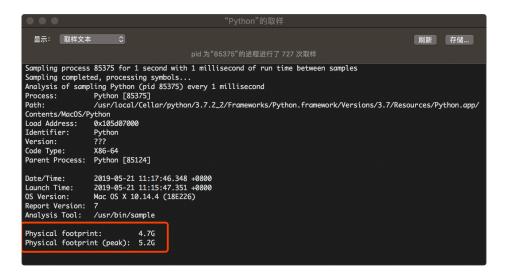


Figure 5: LightGBM 内存占用

2. 单决策树: 3.2G

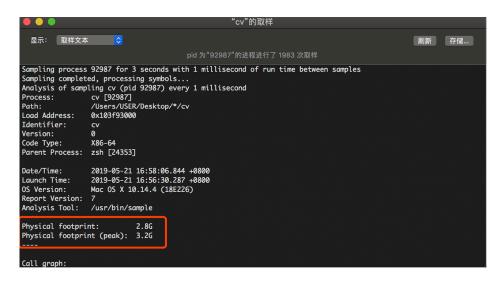


Figure 6: 单棵决策树训练内存占用

3. Gradient Boosting: 3.4G

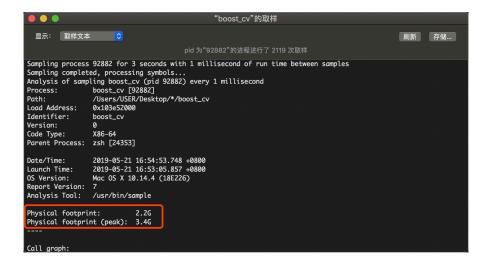


Figure 7: Gradient Boosting 训练内存占用

4. Random Forest: 2.1G

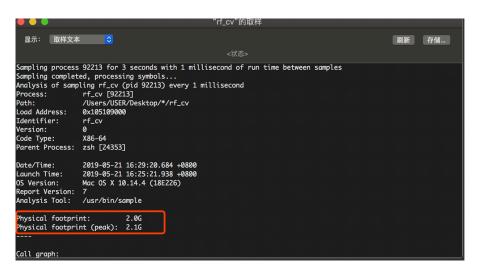


Figure 8: Random Forest 训练内存占用

7 Kaggle 分数

使用单棵决策树训练至 10 层后提交至 Kaggle 获得的分数为 0.16087:



Figure 9: 单棵决策树分数

使用 Gradient Boosting, Learning Rate 固定为 0.25, 基学习器最大训练至 3 层, 训练步数为 400 时的分数为 0.16957:

GBDT-400-3-6-400-0.25-0.25.csv

0.16957

17 hours ago by **Miguel Chan** add submission details

Figure 10: lr=0.25, GBDT

使用 Random Forest, 不限制单棵决策树生长, 使用决策树总数为 350, 时的分数为 0.17210:

RF.csv 4 days ago by Miguel Chan	0.17210	
add submission details		

Figure 11: 随机森林