实训总结

14331226 彭瑞

关于此次实训的一些技术上方法和技巧,我已在用于展示的文档里给出。在这篇实训总 结中,我想谈谈我在数据挖掘上的一些摸索。

在寒假我参加了数学建模的美赛,这学期我有一门数据挖掘的课程,除此以外,我在 Coursera 上完成了 Machine Learning 课程的学习并满分通过。在对有关理论有了一些了解和 思考后,我开始了数据挖掘的实战。数据挖掘课程的课内竞赛(Kaggle in Class)是非常好的锻 炼机会,经过大量的摸索和尝试,我在两次课内竞赛中均取得了第一名,并积累了大量的数 据挖掘实战经验,包括尝试线性模型、神经网络、支持向量机、集成学习、XGBoost 等多种 方法。尤其是 XGBoost 的调参,对于不同的数据集,最适宜的参数也可能不同。把若干个结 果以适当的方式融合起来是使自己成绩脱颖而出的关键。每天的提交次数限制也十分让人恼 火,因此最好要在本地跑出不错的结果,对自己结果有足够信心之后,再去尝试提交。但有 时候可能也需要去测试一种方法或模型在榜单上的分数如何,使用一次提交机会也在所难免。

Large-scale classification-S... 1st a month to go - Top 1% of 271 Linear Regression-SYSU-20... 1st 8 days to go - Top 1% of 280

对我而言,这两次课内竞赛毕竟只是进入数据挖掘领域的敲门砖,真实世界的数据很可 能比这些经过预处理的数据复杂,因此我开始转向 Kaggle 上的数据挖掘竞赛,从入门级别 的竞赛开始做起,仔细研究这些竞赛的 Tutorial 部分的每一个 Notebook 的技巧和原理,在 这个过程中,我熟悉了 Python 的一些使用方法,也更加了解了数据挖掘竞赛的"解题思路"。





Digit Recognizer

Learn computer vision fundamentals with the famous MNIST data

Getting Started - 3 years to go

这些学习的过程和这次预测房价的比赛是穿插着进行的。在这次比赛中, 我使用了一个 非常简单的 XGB 模型作为尝试,交上去的结果已经能够达到 0.316 左右了。特征工程和模型 融合是非常重要的环节,因为倘若有了现成的数据,很多事都可以借助 XGBoost 来完成,但 是特征工程和模型融合不行。Kernels 和 Discussion 部分的代码和讨论给了我非常大的启发。 经过不断地学习与改良,截至目前(6月27日)我的最好结果已经达到了0.310左右,但是 由于越往上提升越困难,我目前仍然处于一个瓶颈阶段,希望能够在接下来的过程中得到更 多的提升和启发。

在数据挖掘实践的过程中,我遇到了很多问题,有的问题很快得到了解决,有的问题困 扰我的时间较长,在这里我列出数据挖掘竞赛中遇到的主要问题与体会:

- 1. 我本来倾向于用 MATLAB 进行数据处理,而对 Python 的了解十分有限,但是出于实用、内存等原因,我不得不从实践中逐渐学习 Python 的使用。
- 2. XGBoost 的安装遇到了很多麻烦,通过查看官方文档并没有有效解决问题,最终我查阅了大量资料,完成了安装。其中 MINGW-W64 的版本问题,使用 pip 安装的问题令我印象深刻。Anaconda 是 Windows 下 Python 开发的不错环境。
- 3. 即使是同样的代码,在本地运行和 Kernel 运行的结果仍有较大差异,这可能是由于本地与 Kernel 在环境配置上的差异,而 XGBoost 对某些参数差异"异常敏感"。
- 4. XGBoost 的参数、融合的参数,看起来相当"武断",因为很多是根据提交后的结果来调整的,这可能造成在 Public Leaderboard 上的过拟合,但是根据往常的经验来看,当 Private Leaderboard 公布后,成绩也许会"变糟",但是排名一般不会有较大变化。

我希望自己在数据挖掘领域的浓厚兴趣能够转化为对数据的"洞察力"和能够给出切实有效的数据科学解决方案的能力。我希望今后能够继续深化在数据科学领域的学习与研究,这是我理想的未来研究方向。