

极客大学机器学习训练营 Python 和 R 基础

王然

众微科技 Al Lab 负责人 二○二○年十二月二十六日



- 1 环境搭建
- 2 开发工具
- 3 Python 和 R 基础
- 4 加餐: 回答学员常见问题
- 5 预习内容
- 6 参考文献和阅读材料



- 1 环境搭建
- 2 开发工具
- Python 和 R 基础
- △ 加餐:回答学员常见问题
- □ 预习内容
- ◎ 参考文献和阅读材料

两种选择



- ▶ 采用CoLab
 - ▶ 不需要花费大量时间搭建环境
 - ▶ 免费(低费用)使用 GPU/TPU 和多核
 - ▶ 网速快
 - ▶ 环境标准; 助教容易帮忙复现问题
 - ▶ 缺点:需要科学上网
- ▶ 采用自己搭建的环境
 - ▶ 环境搭建十分困难
 - ► API 经常会变
 - ▶ 有利于本地实验
 - 生产环境中必须学会搭建环境

本课程建议采用 CoLab

一般搭建环境步骤



- 基本 GCC 开发环境
- Anaconda 或 Miniconda 安装
- Conda 环境下 R 的安装
- Docker 的安装
- CUDA 安装

基本 GCC 开发环境



- ▶ 根据 Linux 系统版本不一样,采用命令不一样。
- 以 Ubuntu 为例,命令为 sudo apt-get install build-essential。
- ▶ 注意采用至少 gcc-4.8 以上版本。

插曲:如何从源代码安装



- 将源代码下载
- 运行.configure 或.bootstrap 命令
- 运行 make -j4 命令。其中-j4 表示采用四个线程进行编译。
- 运行 sudo make install 命令。

Conda 安装



- ▶ 可以选择 Anaconda 或 Miniconda。
- ▶ 下载文件后直接运行即可 (.sh)。
- ▶ 安装完之后运行 source 7.bashrc 命令修改环境变量。
- ▶ 建议安装 miniconda。后续采用 pip 安装其他软件包。
- ▶ 本课程采用 python 3.7 版本。需要修改版本请用 conda install python=3.7。

安装F



- ▶ 注意不要直接用 package manager 安装。
- ▶ 采用 conda install r-essentials r-base 命令。
- ▶ 好处是可以在 jupyter notebook 当中使用 R 和 Python。

Docker 安装



- ► Docker 是类似于一种虚拟机的环境隔离方式。Docker 比虚拟机更轻,所以是微服务的核心组件之一。
- ▶ 安装 Docker 请参照官方文档。注意执行 post installation step。
- 需要使用 docker 镜像时,请使用 docker pull image:tag 命令。
- ▶ 如果需要在 docker 中运行 GPU,则需要安装 NVidia Docker。请根据官网命令进行安装。

Docker 使用方法



- ▶ 基本命令 docker run -it -rm image:tag。
- ▶ -it 表示采用交替式的运行。
- ▶ -rm 表示运行完后删除 container。节省硬盘资源。
- ▶ 其他命令
 - ▶ -v 将本地文件映射到 docker 文件中。
 - ▶ -p 将端口进行映射。使用 Jupyter Notebook 时候有用。

CUDA 安装



- 版本选择:最新版或适合你的深度学习框架的版本。
- ▶ 注意: 当 host 系统上的 CUDA 版本高于 docker 内的 时候,可以进行运行;反过来不行。
- > 安装步骤:
 - disable nouveau。不同系统不一样,需要查看不同命令。
 - 重启系统并进入到 physical shell。ubuntu 的快捷键 (可能是) CTRL+ALT+F2。
 - 关闭 xserver。命令可以有很多,例如 sudo init 3。
 - 官网下载 runfile 文件!
 - 运行时候结尾加上-no-opengl-libs 命令。否则会造成登 陆循环。
- ▶ 注意: CUDA 安装十分危险。安装失败后补救措施一般只能采用重装系统的方式。



- 环境搭建
- 2 开发工具
- Python 和 R 基础
- 加餐:回答学员常见问题
- 预习内容
- ◎ 参考文献和阅读材料

开发工具



本课程我们主要使用 PyCharm 和 Jupyter Notebook 进行开发。

- ▶ PyCharm 优点:代码补全,重命名(SHIFT+F6),提供 debugger,可以提取函数(refactor→extract_methods),可以自动实现 PEP8。建议搭配VIM 使用。在学习源代码时候可以进行跳进(很容易找到源代码所在地点)。
- ▶ Jupyter 优点: 交互式运行,避免重复读取大量数据。 注意: CoLab 就是一个很类似于 Jupyter 的程序。

建议开发方法:将代码在 IDE 进行修改,然后粘贴进行测试。注意,安装一个新的 python 包之后,Jupyter 服务需要重启才能读进去。

Jupyter 魔法函数



Jupyter 当中有很多 (?) 很方便的魔法函数。具体请见 jupyter notebook 文件。



- 环境搭建
- □ 开发工具
- 3 Python 和 R 基础
- ☑ 加餐:回答学员常见问题
- □ 预习内容
- ◎ 参考文献和阅读材料

学习新语言的步骤



- 变量和赋值。
- 控制循环。
- 函数定义。
- 类的定义。
- 常见函数、数据结构。

我们不会对此进行完整的复习,只会讲解重点

为什么要学习 R



- ▶ 操作方便:例如 dplyr 包当中可以实现迅速的数据探索性分析。
- ▶ 很多统计性常用的包:例如使用多重填充后用, GLM+ 样条 +L1 损失构造变量,这种特征构造对于和 线性模型有关的(例如深度学习)有很大关系。注意 R 当中不需要考虑模型不收敛问题,解决这个问题用 C (python 速度过慢)来写大概需要 1000 行(并且还 没考虑缺失值问题)
- 非预测性建模问题。见加餐。

Python 语法重点



此部分请结合 Jupyter Notebook 进行学习。

- ▶ 函数定义 (type hint, args 和 kwargs);
- ▶ python 中异常处理的方式 (exception 和 monad);
- ▶ python 中常见的数据结构
- ▶ python 风格的类
- ▶ dataclass 和多参数传递的方式;文档的撰写
- ▶ 装饰器



- Ⅲ 环境搭建
- 2 开发工具
- Python 和 R 基础
- 4 加餐: 回答学员常见问题
- □ 预习内容
- ◎ 参考文献和阅读材料

时间管理方法



- 不要跟自己较劲。
- ▶ 并行安排。
- ▶ 严格遵守计划。
- ▶ 转换思维。
- ▶ 固定时间学习。

非预测性建模



对于没有真实的目标变量的建模,我们不会进行讲解(因 为应用有限)。但我们想分析一下常见的一个例子。

场景



- 提供违约报告,除去提供违约整体概率外,还想给出不同维度上的得分。并且这些得分应该和模型基本一致。
- 这种场景非常多。例如蚂蚁和京东都会卖一些分数 (由于数据需要脱敏)。

传统解决方法



- ▶ 业务人员拍脑袋;单独拟合模型。基本得到结果没用。
- ▶ PCA 降维,问题:
 - ▶ 不能加入业务理解。
 - ▶ 多重结构怎么办。
 - ▶ 怎么得到得分

建议解决方案



- ▶ 首先采用预测性建模、保证模型准确性。
- ▶ 采用 SHAP(Lundberg and Lee 2017)。SHAP 可以得到 具体变量的影响,其影响是从预测模型中蒸馏出来的, 所以一致性可以保证。并且因为 SHAP 是可加性模型, 所以多个子变量加起来也没问题。
- ▶ 但是多层指标体系怎么构建呢?

建议解决方案:续



- ▶ 首先采用 bayes 网络 (Jensen et al. 1996) 得到变量之间 互相影响的关系。这个可以使用 R 的 bnlearn(Scutari 2009).
- 采用结构方程 (Hox and Bechger 1998),结合业务知识,构建多层指标(结构方程内部有评价模型好坏标准)。 这个可以用 R 的 lavaan 包 (Rosseel 2012)实现。



把无监督问题转化为有监督问题!!!



- 环境搭建
- □ 开发工具
- Python 和 R 基础
- ☑ 加餐:回答学员常见问题
- 5 预习内容
- ◎ 参考文献和阅读材料



- ▶ 第二周: 对于有 C 基础的同学,请简单复习一下 C 的内容和语法。没有基础不需要复习。
- ▶ 第三周: 请阅读 All of Statistics(Wasserman 2013) 的 1, 2, 3, 6, 9, 11 章。十分重要,看不懂地方请一定注明。



- 环境搭建
- 2 开发工具
- Python 和 R 基础
- 加餐:回答学员常见问题
- 预习内容
- 6 参考文献和阅读材料



- Hox, Joop J and Timo M Bechger (1998). "An introduction to structural equation modeling". In:
- Jensen, Finn V et al. (1996). An introduction to Bayesian networks. Vol. 210. UCL press London.
 - Lundberg, Scott M and Su-In Lee (2017). "A unified approach to interpreting model predictions". In: Advances in neural
 - "Lavaan: An R package for structural equation modeling and more. Version 0.5–12 (BETA)". In:
- "Learning Bayesian networks with the bnlearn R package". In: arXiv preprint arXiv:0908.3817.
- All of statistics: a concise course in statistical inference. Springer Science & Business Media.



Thanks!