



九章算法 帮助更多中国人找到好工作

扫描二维码，获取“简历”“冷冻期”“薪资”等求职必备干货

九章算法，专业的IT 求职面试培训。团队成员均为硅谷和国内顶尖IT 企业工程师。目前开设课程有《九章算法班》《系统设计班》《Java 入门与基础算法班》《算法强化班》《Android 项目实战班》《Big Data 项目实战班》《面向对象设计专题班》《动态规划专题班》《Python 算法入门与项目实战》《机器学习项目实战班》《硅谷求职算法训练营》。

机器学习必备资源 – 如何开始机器学习竞赛

常用PYTHON库

科学计算：

[Ipandas](#)

[Inumpy](#)

机器学习：

[ISklearn](#)：可使用该网页上的搜索功能获取相关算法的具体介绍及demo.

绘图：

[Iseaborn gallery](#)

[Imatplotlib gallery](#)

数据处理

数据可视化：

[|可视化方法对机器学习至关重要（系列）之一](#)
[|A visual introduction to machine learning](#)

缺失值处理：

[|kaggle数据挖掘竞赛初步--Titanic<原始数据分析&缺失值处理>](#)
[|wiki-缺失数据](#)
[|机器学习中如何处理缺失数据？](#)

数据变换：

[|kaggle数据挖掘竞赛初步--Titanic<数据变换>](#)
[|为什么一些机器学习模型需要对数据进行归一化？](#)
[|再谈机器学习中的归一化方法（Normalization Method）](#)

特征选择：

[|机器学习中特征选择概述](#)
[|机器学习中的特征——特征选择的方法以及注意点](#)
[|【斯坦福---机器学习】复习笔记之特征选择](#)
[|干货：结合Scikit-learn介绍几种常用的特征选择方法](#)
[|Scikit-learn Feature selection](#)

模型选择：

Kaggle 上获得较好成绩的模型往往都是基于树的有：
Gradient Boosting
[|模型组合之 Boosting 与 Gradient Boosting](#)
[|Gradient Boosting算法简介](#)
[|Gradient boosting](#)
[|GBDT\(Gradient Boosting Decision Tree\) 没有实现只有原理](#)
Random Forest
[|RandomForest随机森林总结](#)
[|Sklearn-RandomForestClassifier](#)
[|机器学习中的算法——决策树模型组合之随机森林与GBDT](#)
[|随机森林入门介绍](#)

交叉验证：

[|留一法交叉验证和普通交叉验证有什么区别？](#)
[|交叉验证\(Cross Validation\)方法思想简介](#)
[|交叉验证](#)

集成学习：

[|集成学习基础通俗入门](#)

[|集成学习原理小结](#)

[|集成学习：机器学习兵器谱的“屠龙刀”](#)

常用的方法有：Bagging、Boosting、Bootstrap、Stacking

[|【机器学习】模型融合方法概述](#)

[|bootstrap, boosting, bagging 几种方法的联系](#)

[|Boosting算法简介](#)

[|总结：Bootstrap\(自助法\), Bagging, Boosting\(提升\)](#)

[|集成学习——bagging and boosting](#)

[|数据比赛大杀器----模型融合\(stackings&blending\)](#)

[|kaggle-ensembling-guide](#)

[|kaggle比赛集成指南](#)

[|Kaggle机器学习之模型融合（stacking）心得](#)

[|Introduction to Ensembling/Stacking in Python](#)

资源推荐：

1.优质在线课程 - 《机器学习项目实战班》，网址：<http://www.jiuzhang.com/course/19/>

学习 KNN, Naive Bayes, Logistic Regression, Neural Network, Deep Learning, Decision Tree, Bagging, Boosting 等机器学习算法；实战垃圾邮件分类、员工跳槽概率预测、商品类别判断等10余个实战项目。

2.优质公众号 - 机器学习与人工智能，公众号ID: machinelearningai

专注机器学习和人工智能，关注前沿技术和业界实践，旨在提供一线资源和消息。这里有最热门的新闻，这里有最专业的文章，这里有最具有价值的干货。

