# 机器学习工程师

# 1 开班:课程学习指南

第一章 课程学习指南

1.1 【课程】课程学习指南

# 2 导论: 机器学习入门与算法总览

第一章 机器学习介绍与算法一览

- 1.1 【课程】本章概述
- 1.2 【课程】机器学习是什么? 举几个栗子告诉你!
- 1.3 【课程】机器学习的基本概念和典型应用场景
- 1.4 【课程】机器学习的2个环节和4个阶段
- 1.5 【课程】机器学习的评估方法与评估指标
- 1.6 【课程】机器学习算法一览与可视化
- 1.7 【课程】如何学好《机器学习工程师微专业》
- 1.8 【案例】案例分享: 学完能有多厉害? 机器学习经典算法的Scikit-Learn实现

# 3 算法与案例:线性回归与逻辑回归

第一章 线性回归 (Linear Regression) 与逻辑回归 (Logistic Regression)

- 1.1 【课程】本章概述
- 1.2 【课程】线性模型
- 1.3 【课程】线性回归(Linear Regression)算法详解与经典的房价预测案例
- 1.4 【课程】广义线性模型
- 1.5 【课程】逻辑回归 (Logistic Regression, LR)算法详解
- 1.6 【课程】工程应用经验分享,回答你最关心的实操问题
- 1.7 【案例】手把手带你使用Python实现线性回归算法
- 1.8 【案例】手把手带你使用Python实现逻辑回归算法

### 4 算法与案例: 树模型

第一章 决策树 (Decision Tree) 与分类问题

- 1.1 【课程】决策树模型概述与简史
- 1.2 【课程】决策树算法基本流程与最佳属性选择方法
- 1.3 【课程】剪枝与控制过拟合
- 1.4 【案例】手把手带你实现基于决策树的收入分类与可视化

第二章 回归树与随机森林 (Random Forest)

- 2.1 【课程】本章概述
- 2.2 【课程】连续值和缺省值的处理
- 2.3 【课程】回归树(Regression Tree)模型详解、
- 2.4 【课程】Bagging思想与随机森林(Random Forest, RF)模型详解

- 2.5 【案例】使用Iris经典数据集练习决策树与随机森林的建模流程和可视化操作
- 2.6 【案例】使用房价预测经典案例练习回归树建模和随机森林建模流程

# 5 算法与案例: 支持向量机

### 第一章 线性支持向量机 (Support Vector Machine)

- 1.1 【课程】本章概述
- 1.2 【课程】二分类线性可分支持向量机
- 1.3 【课程】二分类线性不可分支持向量机
- 1.4 【课程】多分类支持向量机
- 1.5 【课程】SVM工具包: LibSVM、SVMLight、Scikit-Learn
- 1.6 【案例】Kaggle案例分享:基于SVM分类的信用卡欺诈检测

### 第二章 非线性支持向量机 (Support Vector Machine)

- 2.1 【课程】本章概述
- 2.2 【课程】SVM约束优化问题与SVM对偶形式
- 2.3 【课程】核函数(Kernel Function)与核技巧
- 2.4 【课程】非线性支持向量机与SOM(Sequential Minimal Optimization)优化算法详解
- 2.5 【课程】支持向量回归(Support Vector Regression)算法详解
- 2.6 【案例】Kaggle案例分享:基于SVM回归的房价预测

# 6 工程与实战: 特征工程与模型调优

### 第一章 特征工程的原理详解

- 1.1 【课程】本章概述
- 1.2 【课程】特征工程的意义与工业界的实际应用
- 1.3 【课程】 基本数据处理: 采集、清洗、采样
- 1.4 【课程】4种常见数据类型的特征工程操作要点
- 1.5 【课程】3种特征选择方法

### 第二章 特征工程的实战演示

- 2.1 【课程】本章概述
- 2.2 【案例】使用Titanic经典案例练习基本数据处理操作
- 2.3 【案例】手把手教你10种常见的特征工程操作
- 2.4【案例】手把手教你3类常见的特征选择操作

### 第三章 模型调优与模型融合

- 3.1 【课程】本章概述
- 3.2 【课程】数据预处理与模型的选择和调参
- 3.3 【课程】模型状态与模型调优
- 3.4 【课程】模型融合的重要性与5类常见操作方式
- 3.5 【案例】使用Pima Indians Diabetes经典案例完成4类模型融合操作演练

# 7 算法与案例:无监督算法

### 第一章 聚类算法

- 1.1 【课程】本章概述
- 1.2 【课程】聚类问题及典型应用场景介绍
- 1.3 【课程】K均值 (K-means) 算法和 K中心点 (K-medoids)算法详解

- 1.4 【课程】K-means算法的扩展:高斯混合模型 (Gaussian mixture model, GMM) 和Soft K-means
- 1.5 【课程】层次聚类 (Hierarchical Clustering)算法详解

#### 第二章 降维算法

- 2.1 【课程】本章概述
- 2.2 【课程】降维问题及典型应用场景介绍
- 2.3 【课程】线性降维算法: 主成分分析 (Principal Component Analysis, PCA)算法详解
- 2.4 【课程】非线性降维算法: 等距特征映射 (Isometric Feature Mapping, IsoMap)算法详解
- 2.5 【课程】多维标度 (Multidimensional Scaling, MDS)算法详解

### 第三章 关联规则挖掘

- 3.1【课程】本章概述
- 3.2【课程】关联规则挖掘问题及典型应用场景介绍
- 3.3【课程】购物篮分析和频繁集挖掘
- 3.4【课程】关联数据挖掘最经典算法: 频繁项集算法 (Apriori Algorithm)详解
- 3.5【课程】提升效率: 频繁模式生长 (Frequent Pattern-Growth, FP-Growth)算法详解

# 8 算法与案例: 概率机器学习

#### 第一章 最大熵与 EM 算法

- 1.1 【课程】本章概述
- 1.2 【课程】统计学基础回顾: 先验概率与后验概率
- 1.3 【课程】统计学基础回顾: 极大似然估计(MLE)
- 1.4 【课程】信息与熵
- 1.5 【课程】最大熵原理与模型
- 1.6 【课程】最大期望 (Expectation Maximization, EM) 算法详解
- 1.7 【案例】手把手带你使用Python实现EM算法

### 第二章 贝叶斯网络 (Bayesian Networks)

- 2.1 【课程】本章概述
- 2.2 【课程】朴素贝叶斯 (Naive Bayes, NB) 算法详解
- 2.3 【课程】贝叶斯网络与有向分离
- 2.4 【课程】马尔科夫模型 (Markov Model, MM) 详解与实际应用场景介绍
- 2.5 【案例】手把手带你使用Python实现朴素贝叶斯算法

### 第三章 隐马尔科夫模型 (Hidden Markov Model)

- 3.1 【课程】本章概述
- 3.2 【课程】隐马尔科夫模型 (Hidden Markov Model, HMM) 详解
- 3.3 【课程】使用隐马科夫链解决第1类问题:概率计算问题 (Evaluation)
- 3.4 【课程】使用隐马科夫链解决第3类问题:状态预测问题(Recognition)
- 3.5 【课程】使用隐马科夫链解决第3类问题:参数学习问题 (Training)
- 3.6 【课程】隐马科夫链的应用: 词性标注及其算法详解
- 3.7 【案例】手把手带你使用Python实现基于HMM的词性标注

### 第四章 主题模型 (Topic Model)

- 4.1 【课程】本章概述
- 4.2 【课程】主题模型与LDA (Latent Dirichlet Allocation, LDA) 算法原理
- 4.3 【课程】主题模型4类算法详解: Unigram Model、Mixture of Unigram Model、LDA、pLSA
- 4.4 【案例】使用LDA模型破解希拉里"邮件门"的秘密

# 9 算法与案例:推荐系统

### 第一章 推荐系统

- 1.1 【课程】本童概述
- 1.2 【课程】推荐系统的广泛应用与评估指标
- 1.3 【课程】基于内容的推荐 (User-Based Recommendation) 系统算法详解
- 1.4 【课程】基于物品的协同过滤推荐 (Item-Based Collaborative Filtering Recommendation) 系统算法详解
- 1.5 【课程】基于用户的协同过滤 (User-Based Collaborative Filtering Recommendation) 系统算法详解
- 1.6 【课程】协同过滤优缺点与冷启动问题的解决方案
- 1.7 【课程】隐语义模型 (Latent Factor Model, LFM) 算法详解
- 1.8 【案例】手把手带你完成协同过滤算法的隐语义模型 (LFM) 实现
- 1.9 【案例】手把手带你使用Scilit-Surprise库搭建电影推荐系统

# 10 工程与实战: 机器学习工具库

第一章 机器学习常用工具库实战: sklearn

- 1.1 【课程】本章概述
- 1.2 【课程】最好用的机器学习库: Scikit-Learn 使用指南
- 1.3 【课程】Scikit-Learn 解决机器学习问题的一般路径
- 1.4 【案例】天池大航杯"制造扬中"电力AI大赛: 使用线性模型完成AI电力能耗预测
- 1.5 【案例】天池大航杯"制造扬中"电力AI大赛: 使用树模型完成AI电力能耗预测
- 1.6 【案例】手把手带你使用朴素贝叶斯算法搭建语种检测模型
- 1.7 【案例】手把手带你使用机器学习算法完成中文文本分类

#### 第二章 机器学习高级工具库实战: XGBoost与LightGBM

- 2.1 【课程】本章概述
- 2.2 【课程】集成模型家族与工具库
- 2.3 【课程】XGBoost 参数介绍与通用代码模板
- 2.4 【课程】LightGBM 参数介绍与通用代码模板
- 2.5 【案例】手把手带你使用XGBoost用法速查表完成7个练习
- 2.6 【案例】手把你带你学习sklearn与XGBoost配合使用的4大要点
- 2.7 【案例】手把手带你使用LightGBM用法速查表完成5个练习
- 2.8 【案例】手把你带你学习sklearn与LightGBM配合使用的3大要点
- 2.9 【案例】Kaggle便利店销量预测经典案例

### 第三章 机器学习实战案例深度解析

- 3.1 【课程】本章概述
- 3.2 【案例】Kaggle房价预测比赛优胜案例代码详解
- 3.3 【案例】Data Castle大学生助学金精准资助预测比赛代码详解
- 3.4 【案例】Data Castle大学生助学金精准资助预测比赛金牌团队模型深度解析

# 11 数据科学比赛: TOP1方案深度解析

### 第一章 机器学习实战案例深度解析

- 1.1 【课程】本章概述
- 1.2 【案例】Kaggle房价预测比赛优胜案例代码详解
- 1.3 【案例】Data Castle大学生助学金精准资助预测比赛代码详解
- 1.4 【案例】Data Castle大学生助学金精准资助预测比赛金牌团队模型深度解析