



机器学习基础





什么是机器学习

机器学习是从人工智能中产生的一个重要学科分支,是实现智能化的关键。

机器学习 (Machine Learning) 是一门多领域交叉学科,涉及概率论、统计学、逼近论、凸分析、算法复杂度理论等多门学科。专门研究计算机怎样模拟或实现人类的学习行为,以获取新知识或技能,重新组织已有的知识结构使之不断改善自身的性能。

Machine learning is the study of **algorithms** and mathematical **models** that computer systems use to progressively improve their performance on a specific task. Machine learning algorithms build a mathematical model of **sample data**, known as "training data", in order to make predictions or decisions without being explicitly programmed to perform the task.



机器学习方法

有监督学习(supervised learning): 从给定的**有标注的训练数据集**中学习出一个函数(模型参数),当新的数据到来时可以根据这个函数预测结果。 常见任务包括分类与回归。

分类: 输出是类别标签

Classification: Y is discrete

Y: 年轻人(1), 老年人(-1)

 $X: x_I$ 黑头发的比例, 值域(0, 1);

 x_2 行走速度, 值域(0,100)米/每分钟.

Training Data:

 $Y=1: (1, 99), (0.9, 80), (0.80, 100) \dots$

 $Y=-1: (0.2, 30), (0.5, 50), (0.4, 30) \cdots$

Test:

X=(0.85, 98), Y=?

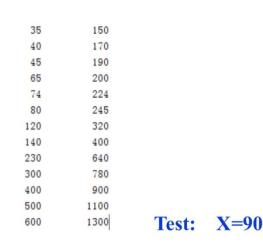


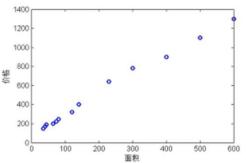
Regression: Y is continue

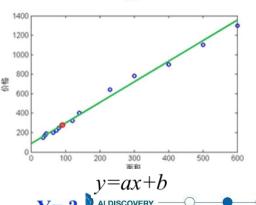
Y: 房屋价钱 (万元), 值域 Y>=0.

X: x1=房屋面积 m2.

Training Data:



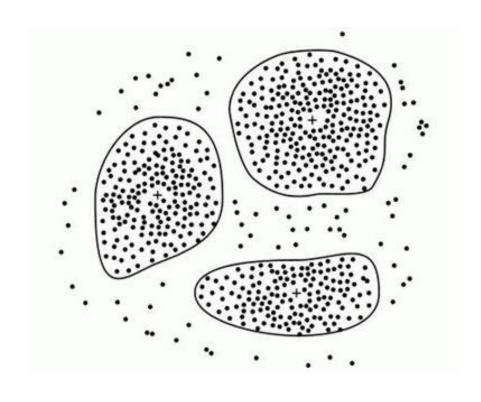






机器学习方法

无监督学习 (unsupervised learning): **没有标注的训练数据集**,需要根据样本间的统计规律对样本集进行分析,常见任务如**聚类**等。



Clustering:

X: (颜色,形状,大小)

Data:



For all the data, Y=?







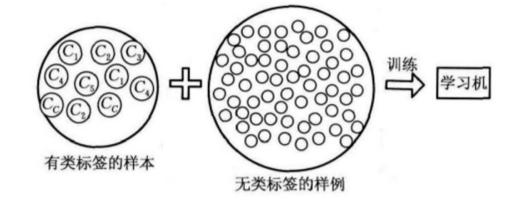




机器学习方法

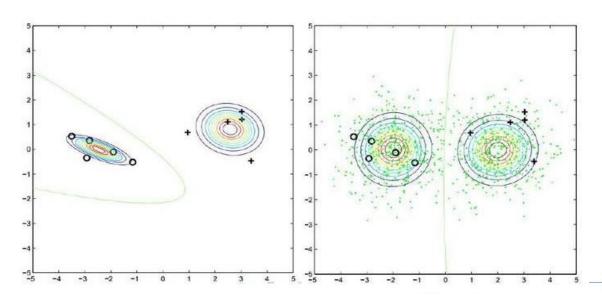
半监督学习 (Semi-supervised learning):

结合 (少量的) 标注训练数据和 (大量的) 未标 注数据来进行数据的分类学习。



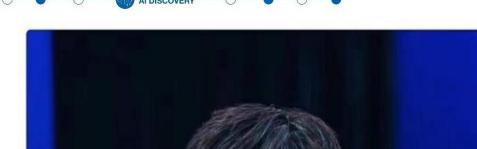
两个基本假设:

- 聚类假设:处在相同聚类中的样本示例有较大的可能拥有相同的标记。
- 流形假设:处于一个很小的局部区域内的样本示例具有相似的性质,因此, 其标记也应该相似。





3:0! AlphaGo 完胜柯洁



柯洁:中国围棋职业九段棋手,世界排名第一

AlphaGo: Google DeepMind 开发的机器学习围棋程序

AlphaGo使用蒙特卡罗树搜索与两个深度神经网络相结合的方法,其中一个是以估值网络来评估大量的选点,而以走棋网络来选择落子。





无人驾驶车队亮相2018春晚





百度发布"Apollo (阿波罗)" 软件平台,向汽车行业及自动 驾驶领域提供一套完整的平台。

无人驾驶主要包括三个环节:

感知、决策、和控制

核心技术: 异步多传感器同

步+深度数据融合





机器学习面临的难题与挑战



- ◆数据稀疏性: 训练一个模型,需要大量(标注)数据,但是数据往往比较稀疏。
- ◆ 高数量和高质量标注数据需求: 获取标定数据需要耗费大量人力和财力。而且, 人会出错,有主观性。
- ◆ 冷启动问题: 对于一个新产品, 在初期, 要面临数据不足的冷启动问题。
- ◆ 泛化能力问题: 训练数据不能全面、均衡的代表真实数据。





机器学习面临的难题与挑战



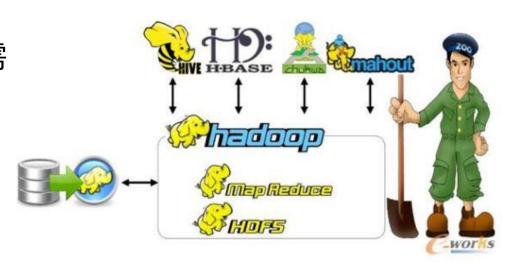
- ◆模型抽象困难: 总结归纳实际问题中的数学表示非常困难。
- ◆ 模型评估困难: 在很多实际问题中,很难形式化的、定量的评估一个模型结果的好坏。
- ◆ **寻找最优解困难**:要解决的实际问题非常复杂,将其形式化后的目标函数也非常复杂,往往在目前还不存在一个有效的算法能找到目标函数的最优值。





机器学习面临的难题与挑战

- ◆ Scalability是互联网的核心问题之一。搜索引擎索引的重要网页超过 100 亿: 如果1台机器每秒处理1000 网页,需要至少100天。
- ◆速度是互联网核心的用户体验。线下模型训练可以花费很长时间:比如,Google某个模型更新一次需要几千台机器,大约训练半年时间。但是,线上使用模型的时候要求一定要"快,实时(real-time)"
- ◆online learning: 互联网每时每刻都在产生大量新数据,要求模型随之不停更新,所以online learning是机器学习的一个重要研究方向。



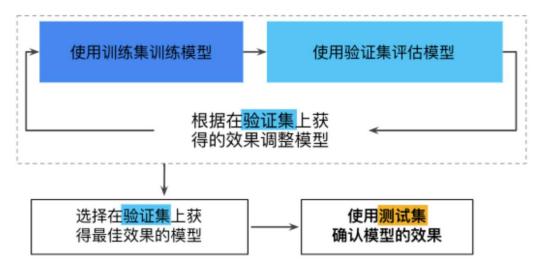




数据集拆分

口 机器学习中将数据划分为3份

- ① 训练数据集 (train dataset) : 用来构建 机器学习模型
- ② 验证数据集 (validation dataset) : 辅助构建模型,用于在构建过程中评估模型,提供无偏估计,进而调整模型参数
- ③ 测试数据集 (test dataset) : 用来评估



口常用拆分方法

- ✓ 留出法 (Hold-Out) : 直接将数据集划 分为互斥的集合,如通常选择 70% 数据 作为训练集,30% 作为测试集。需要注 意的是保持划分后集合数据分布的一致性, 避免划分过程中引入额外的偏差而对最终 结果产生影响。
- ✓ K-折交叉验证法: 将数据集划分为 k 个 大小相似的互斥子集,并且尽量保证每个 子集数据分布的一致性。这样,就可以获 取 k 组训练 - 测试集,从而进行 k 次训 练和测试,k通常取值为10

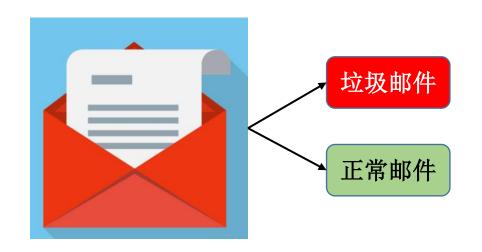


分类问题

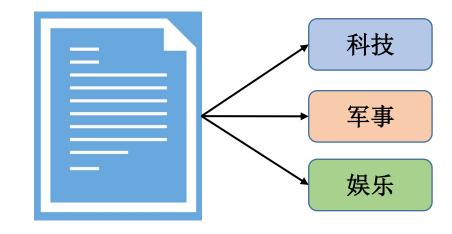
分类问题是监督学习的一个核心问题,它从数据中学习一个分类决策函数或分类模型(分类器 (classifier)),对新的输入进行输出预测,输出变量取有限个离散值。

□ 分类在我们日常生活中很常见

✓ 二分类问题



✓ 多分类问题



□ 核心算法

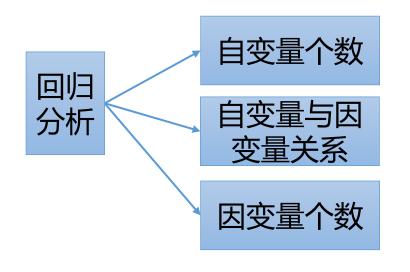
✓ 决策树、贝叶斯、SVM、逻辑回归





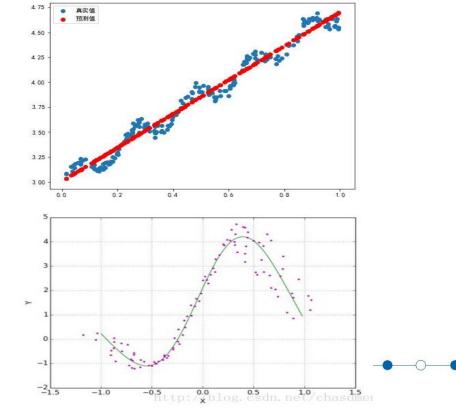
回归问题

回归分析用于预测输入变量(自变量)和输出变量(因变量)之间的关系,特别是当输入变量的值发生变化时,输出变量值随之发生变化。



一元回归分析 多元回归分析 线性回归分析 非线性回归分析 简单回归分析 多重回归分析

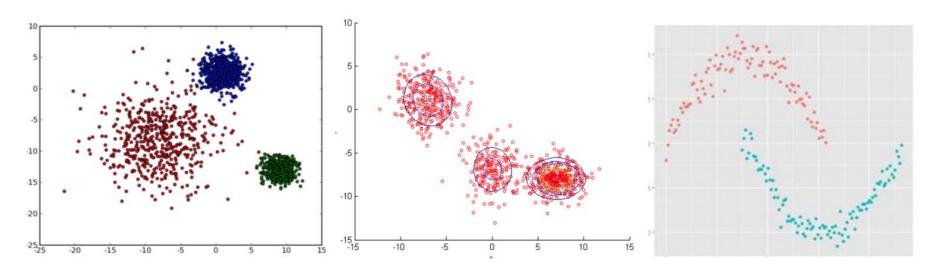
为什么叫回归?: 达尔文表兄弟Francis Galton发明的。





聚类问题

聚类问题是无监督学习的问题,算法的思想就是"物以类聚,人以群分"。聚类算法感知样本间的相似度,进行类别归纳,对新的输入进行输出预测,输出变量取有限个离散值。



- ✓ 可以作为一个单独过程,用于寻找数据内在的分布结构
- ✓ 可以作为分类、稀疏表示等其他学习任务的前驱过程

