

1950年,阿兰·图灵(Alan Turing)发表了题名为《计算机与智能》的论文,讨论了创造一种智能机器的可能性,并提出著名的"图灵测试"。1956年的达特茅斯会议上"人工智能"被提出并作为本研究领域的名称,从此开启了人工智能跌宕起伏几十年的发展历程。1997年汤姆·米切尔(Tom Mitchell)定义机器学习时提到"机器学习是对能通过经验自动改进的计算机算法的研究"。机器学习作为一种实现人工智能的重要方法,帮助科学家们在弱人工智能领域取得了巨大的突破。

机器学习常用术语

- 1.数据集:数据是计算机对现实世界多个维度的观测,每一次观测都形成一条记录,记录也可被称为样本,样本的集合被称为"数据集"。根据不同的使用目的,数据集还可以进一步分为"训练集""验证集"和"测试集"。
- **2.特征与标签:**每一条样本数据通常都由输入和对应的输出组成。输入变量X(X表示从 x_1 至 x_n 的n维列向量,下文同理),也被称为特征或解释变量;而输出变量Y,也可以视为标签或被解释变量。特征用来从多个维度描述一条样本。
- 3.模型训练:计算机利用给定的训练集修正模型参数的过程,被称为训练。模型是机器学习训练数据的表现形式,可以表示为条件概率分布 P(y|x)或者决策函数 y=f(x)。训练是为了让模型不断逼近数据内在的真实规律。
- 4.超参数:模型本身有许多未知的变量:一种是通过训练可以求解的,被称为参数;一种要在训练之前设置,被称为超参数。
- 5.模型预测:使用模型对测试集进行预测的过程称为模型预测。对具体的输入进行相应的输出预测时,写作P(y|x)或y=f(x)。

机器学习算法分类

表 8-1 机器学习算法分类

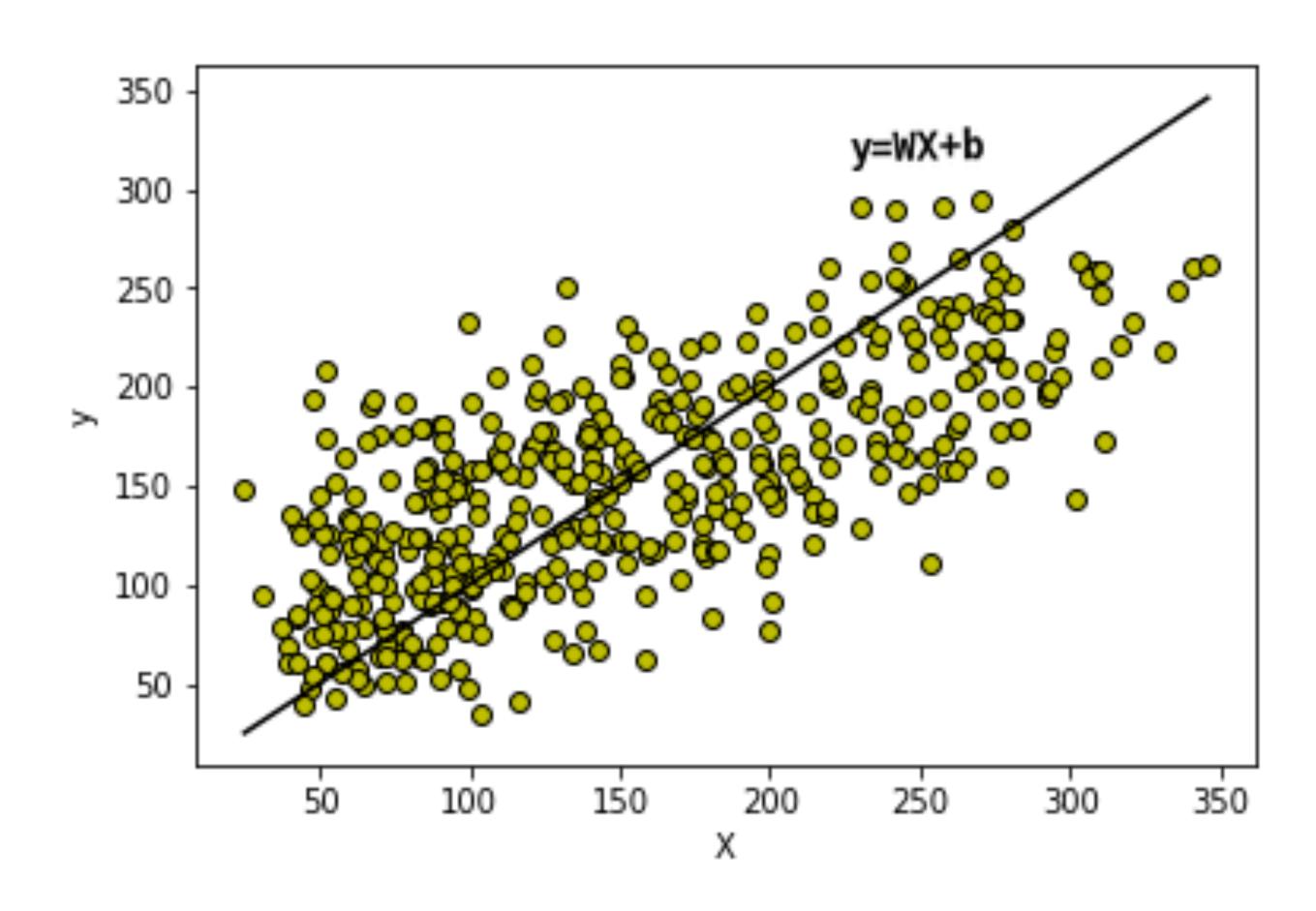
标签类型	监督学习	无监督学习
标签为连续 数据	● 回归 ■ 线性回归 (Linear Regression) → ■ 非线性回归 (Non-Linear Regression)	 聚类 基于距离 基于密度 基于树形结构 降维 主成分分析(PCA) 线性判别分析(LDA) 最近邻
标签为离散数据	 分类 最近邻(KNN) 支持向量机(SVM) 逻辑回归(Logistic Regression) 朴素贝叶斯(Naïve Bayes) 	● 关联分析 ■ Apriori ■ FP-Growth

线性回归

线性回归的数学表达式一般如下。

$$y = W^T X + b$$

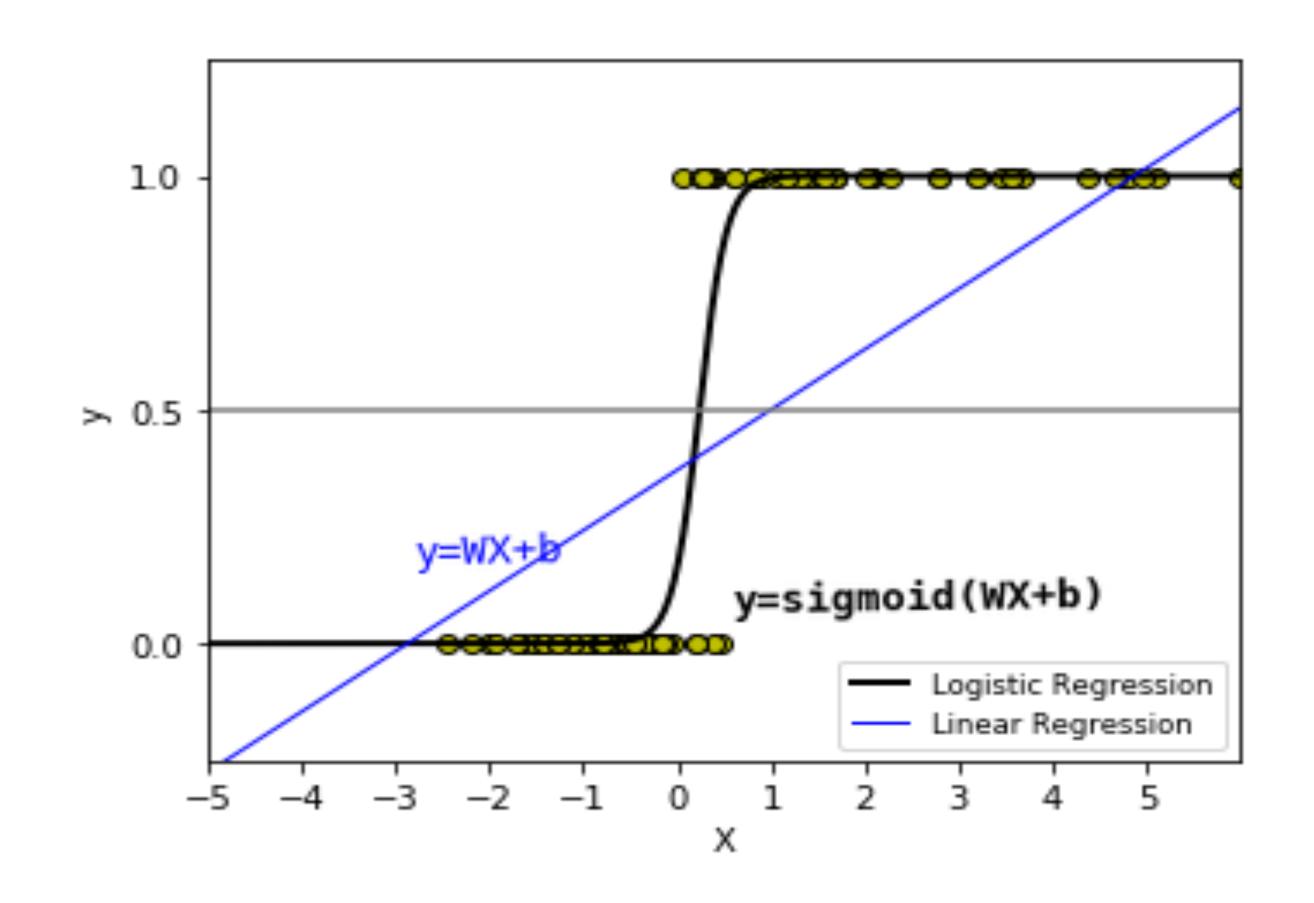
其中X为输入变量,也是自变量;y是输出变量,也是因变量;W叫作X的系数(W表示从 w_1 至 w_n 的n维列向量),b叫作偏置项,它们都是模型的参数。



逻辑回归

逻辑回归(Logistic Regression)。通过 sigmoid函数将一般线性回归的结果映射到0和1 之间:

$$h_{w,b}(x) = sigmoid(w^T x + b)$$



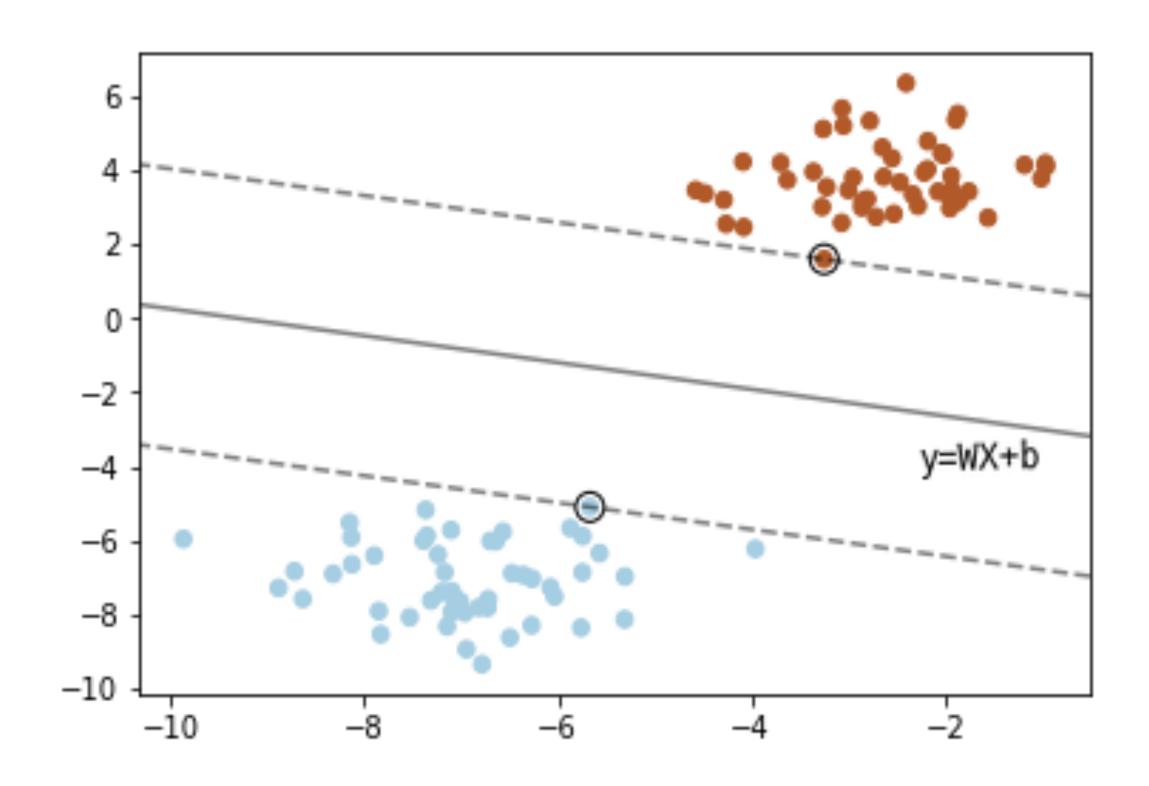
支持向量机

支持向量机(SVM)也是一种经典的二分类模型。其函数表达也是建立在一般线性回归上。支持向量机函数表达式如下:

$$f(X) = \operatorname{sign}(W^{\mathsf{T}}X + b)$$

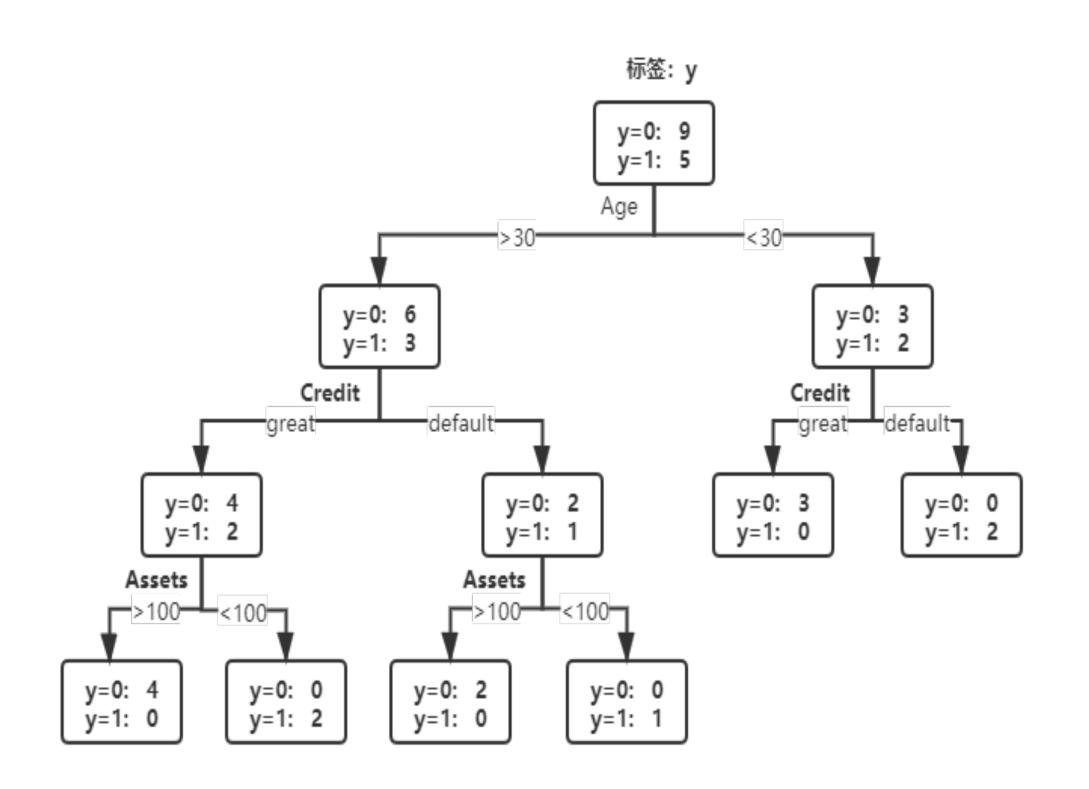
其中sign函数的含义是,对于一般线性回归所形成的直线,当点在直线右边为正例,在直线左边为反例:

$$f(\boldsymbol{X}) = \begin{cases} +1, \boldsymbol{W}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{X} + b \geq 0 \\ -1, \boldsymbol{W}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{X} + b \leq 0 \end{cases}$$



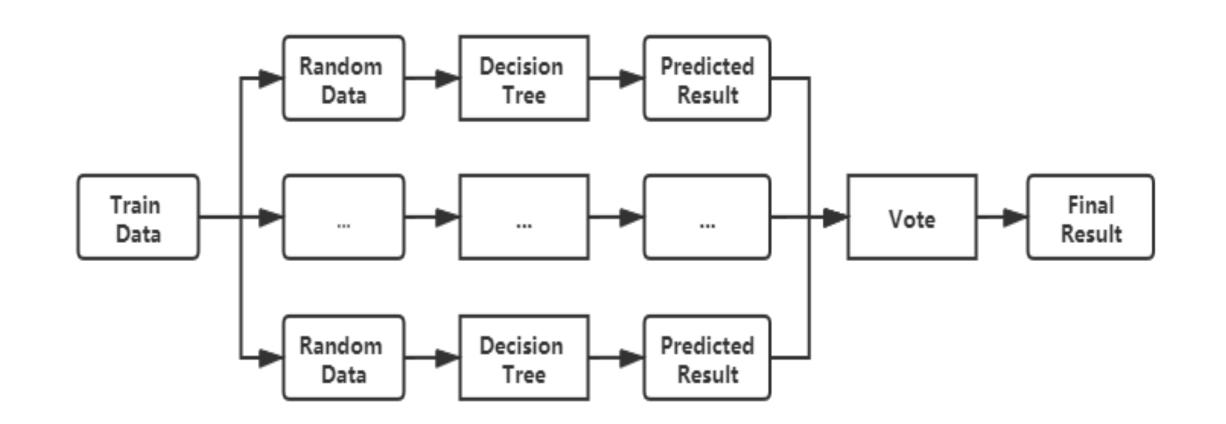
决策树

决策树(Decision Tree)是一种基本的分类和回归模型。 决策树由节点和有向边组成,内部节点表示一个特征,叶结点表示类别标签。从根结点开始,对样本的每个特征进行分配计算,一步一步分配到子节点,直至到达叶节点,得到分类结果。



随机森林

随机森林(Random Forest)建立在决策树的基础上,以决策树为基学习器,将多个决策树集成起来,从而从"树"变成了"森林"。所谓的"随机"在于其在训练过程中随机划分特征,从候选特征中随机生成包含部分特征的子集;同时在训练机器学习时,采用有放回随机采样的方式训练,减少训练噪声。



K均值聚类

K均值聚类(K-means)是一种应用较广泛的聚类模型,属于无监督学习。K是人为设定的簇的个数,假设数据集合可以分为K类,那么其模型目标就是将样本划分到K个簇中,其中每个样本归属于距离最近的簇,利用训练数据来训练出这K个分类来。

