大数据存储和计算

陈一帅

yschen@bjtu.edu.cn

北京交通大学电子信息工程学院网络智能实验室



北京交通大学《大数据存储和计算》课程,源自斯坦福CS245大规模数据挖掘,基于 Spark 讲解大数据机器学习和数据挖掘算法的基本原理和算法,一路下来,带大家在动手中,走上大数据研发的职业道路。详细课程信息请访问: https://yishuai.github.io/bigalgo

目录

- 1. 大数据
 - o <u>大数据介绍</u>
 - o 存储模型
 - o <u>计算模型</u>
- 2. Perceptron 感知机
 - o <u>机器学习基本概念</u>
 - o <u>感知机</u>
 - 。 感知机的学习
 - 。 感知机的优化
 - o Winnow分类算法
- 3. SVM 支持向量机
 - o SVM支持向量机
 - o SVM的学习
 - Hinge Loss
 - SVM Loss
 - o SVM梯度下降优化
 - <u>Hinge Loss导数表</u>
 - o 随机和Batch梯度下降
- 4. 贝叶斯模型
 - 。 贝叶斯推断
 - 。 条件独立

- o <u>文本分类</u>
- 。 朴素贝叶斯模型
- 维数诅咒
- 0 应用技巧
- · <u>贝叶斯网络</u>
- · 马尔科夫毯
- 5. 降维
 - 0 降维
 - 特征值和特征向量
 - 主元素分析
 - 。 奇异值分解
- 6. 推荐
 - 推荐系统模型
 - 。 基于内容的推荐
 - 。 协同过滤
 - o Netflix推荐大赛
- 7. 通过试验学习
 - 。 通过试验学习
 - 。 多臂老虎机模型
 - 。 老虎机的悔恨
 - 。 探索与利用
 - o epsilon-贪心算法
 - o UCB算法
 - 上下文老虎机
 - LinUCB算法

A、大数据

一、大数据介绍

本节带大家了解大数据及其应用的特点,参观大数据中心

B站视频

课程PPT: PPT (7MB)

二、存储模型

本节详细介绍大数据系统的存储模型和各项性能指标,然后学习目前最流行的分布式文件系统HDFS的基础知识。这是了解大数据系统的基础,对理解大数据系统性能至关重要。快来看看吧。

B站视频

课程PPT: <u>PPT</u> (1MB)

2/10

三、计算模型

本节介绍Map-Reduce计算模型、框架、开销分析和优化。大数据计算就是通过Map-Reduce实现的, 所以掌握这些内容非常重要。快来看看吧。

B站视频

课程PPT: <u>PPT</u> (1MB)

B、感知机

四、机器学习基本概念

机器学习是从已知数据中学习出一个函数,然后用这个函数对未知的数据进行预测。本节我们简单了解一下这个概念。

B站视频

课程PPT: PPT (90KB)

五、感知机

感知机模型是一个非常优美、容易理解的机器学习模型。让我们以它为例子,理解什么是机器学习模型 吧。很好理解的。试试吧?

B站视频

课程PPT: PPT (1.8MB)

六、感知机的学习

感知机有着非常优美的几何描述。基于该几何描述,我们能够非常轻松地理解机器学习是如何从数据中学会一个模型的。这个过程非常有意思,就像人类一样,它能够从错误中改进自己,取得进步呢! 所以犯错误真的是非常棒的,因为错误是最好的学习机会。快来看看吧。

B站视频

课程PPT: PPT (146KB)

七、感知机的优化

感知机模型也有一些不足,比如它只能模型能够线性分隔的数据。这个缺点曾经导致感知机被放弃了很多年,直到深度学习挽救了它。本节我们介绍当数据线性不可分时,如何训练感知机模型,以及多元感知机和非线性感知机。它们让我们理解现实世界中的机器学习任务是非常复杂的,我们需要对数据有清楚的认识,才来训练出好的机器学习模型。这就是成为一个机器学习高手的秘诀。快来看看吧。

B站视频

课程PPT: PPT (168KB)

八、Winnow分类算法

Winnow分类算法和感知机很像,但它使用乘法。当许多维度无关时,它性能更好。它很简单,因此很适合高维数据,在大数据中很常用。快来看看吧。

<u>B站视频</u>

课程PPT: <u>PPT</u> (129KB)

C、支持向量机

九、SVM支持向量机

和感知机一样,SVM支持向量机也是要找到一个线性分隔平面。但它比感知机厉害。感知机只要训练集没有错误了,就停止优化了,而SVM还会继续优化,直到找到最佳的分隔平面为止。这是什么意思呢?快来看看吧。

B站视频

课程PPT: PPT (690KB)

十、SVM的学习

本节介绍如何构建SVM的优化问题,找到最优线性分隔平面。这个过程非常有意思。快来看看吧。

B站视频

课程PPT: PPT (523KB)

十一、Hinge Loss

加入Hinge Loss,对越过分隔平面的样本点进行惩罚,这让SVM更能容忍噪声,反映数据的本质特征。 Hinge Loss非常有趣,让我们看看吧。

B站视频

课程PPT: PPT (776KB)

十二、SVM Loss

本节我们综合考虑分割平面的距离Loss和样本的Hinge Loss,得到整个SVM模型的Loss函数。通过控制该函数中的C参数,我们可以调节模型对噪声的容忍度,及其泛化能力。该Loss函数是Convex的,所以可以用梯度下降法优化,这就太方便了。快来看看吧。

B站视频

2020/12/13

十三、SVM梯度下降优化

本节介绍如何计算SVM Loss函数的梯度,特别是Hinge Loss的梯度。得到了梯度后,我们就可以用梯度下降方法、从数据中学习SVM模型了!快来看看吧。

B站视频

十四、Hinge Loss导数表

本节介绍Hinge Loss导数表。我们将利用这个表,计算所有样本的Hinge Loss的导数。在大数据中,这个表会非常大,所以用Map-Reduce来实现它。了解这个对理解大数据下的SVM模型非常重要。让我们来看看吧。

B站视频

十五、随机和Batch梯度下降

本节介绍随机梯度下降和Batch梯度下降方法的原理、实现和效果。这些方法能够极大地提高模型训练的速度(上万倍),所以是目前机器学习和深度学习中的主流方法,请一定好好理解它们。我们然后为你准备了一个斯坦福大学的SVM三种梯度下降方法的作业。请一定要完成它,这样你才会真正懂得梯度下降和SVM模型。记住,一定完成它!

<u>B站视频</u>

练习: <u>PDF</u> (274KB) , <u>Zip</u> (4.4MB)

D. 贝叶斯推断

<u>PPT</u> (14.4MB)

十六、贝叶斯推断

贝叶斯推断能基于收集到的证据,对特定假设的概率进行估计,比如"昨天是不是下雨了?"。它是统计机器学习的基石,因此是人工智能和机器学习的核心概念。本节通过讲解和举例,带大家理解贝叶斯推断的内涵。快来看看吧。

<u>B站视频</u>

十七、条件独立

本节介绍如何综合考虑多个证据,对特定假设的概率进行估计。为此,朴素贝叶斯分类器引入了条件独立。条件独立让贝叶斯分类变得简单、可扩展,性能还特别好。快来看看吧。

<u>B站视频</u>

十八、文本分类

朴素贝叶斯分类特别适合文本分类。本节通过示例,带大家完成自己的第一个贝叶斯文本分类器。这一方法非常实用,请一定要掌握哦。

B站视频

十九、朴素贝叶斯模型

本节首先介绍朴素贝叶斯文本分类的数学模型,然后介绍机器学习的生成模型和判别模型基本概念,指 出朴素贝叶斯模型是一个生成模型,这是它不同于感知机、支持向量机的地方。我们然后给出完整的朴 素贝叶斯文本分类模型,包括对零概率的处理。这是我们第一次接触统计机器学习模型。模型的魅力是 无穷的。快来看看吧。

B站视频

二十、维数诅咒

本节基于客户流失分类的例子, 讲解我们在机器学习中经常遇到的一个非常重要的问题: 维数诅咒, 即: 特征使用越多, 数据越稀疏, 导致分类器参数的精确估计变得更加困难。然后我们说明朴素贝叶斯是如何解决这个问题。这是一个理解维数诅咒的特别好的例子, 快来看看吧。

B站视频

二十一、应用技巧

本节介绍在实际中运用朴素贝叶斯分类方法中可能遇到的两个问题: 1) 两种类别的先验概率极不平衡; 2) 连续变量,时的处理方法。这些方法在实际中非常有用。快来看看吧。

B站视频

二十二、贝叶斯网络

贝叶斯网络能够将我们对世界的理解,特别是对各种关系的理解,引入机器学习模型。这个优点非常重要,因为我们特别希望我们的机器学习模型是能够解释,是符合我们理解的世界的规律的。我们前面学过的朴素贝叶斯分类器就是贝叶斯网络中的一种。本节通过讲解和举例,带大家理解并掌握贝叶斯网络。本节内容十分重要,请一定要掌握哦。

B站视频

二十三、马尔科夫毯

本节分析几种贝叶斯网络中常见的元素关系的独立和条件独立,然后给出马尔科夫毯的概念。马尔科夫毯能帮助我们在一个贝叶斯网络中,定位和我们想要推断的元素的相关元素,因此展开测量和模型。本节内容十分重要。快来看看吧。

B站视频

E、降维

二十四、降维

机器学习是从数据中进行学习。如果数据包含冗余或无关变量,模型性能会下降。降维能够消除这些变量,提高模型性能。本节通过具体示例,解释为什么应该降维。快来看看吧。

PPT (571KB)

B站视频

二十五、特征值和特征向量

本节介绍降维的数学基础:矩阵的特征值和特征向量。通过它们,我们就可以实现各种神奇的降维效果。本节特别介绍幂迭代(power iteration)计算特征向量的方法。该方法特别适合大数据场景。快来看看吧!

B站视频

二十六、主元素分析

主元素分析(PCA)可以对原始输入数据进行变换,得到原始数据的正交基描述,而且输入数据在这些 正交基上的能量还是依次递减的,第一个基就是数据的主元素。所以,我们就可以实现降维。当我们发 现原始输入数据中的特征相关时,就应该做主元素分析。这非常重要,快来看看吧。

B站视频

二十七、奇异值分解

奇异值分解可以将一个矩阵分解为三个子矩阵的乘积,其中两个子矩阵分别反映了原始矩阵的行和列的 基本信息,而另一矩阵的数值反映了它们在原始矩阵中的重要程度。基于它们,我们可以获得对样本和 样本特征的降维描述,方便后续数据的处理和模型的学习,也可以据此进行推荐,非常有趣。快来看看 吧。本节我们练习斯坦福的另一个作业。一定要完成哦。

B站视频

<u>PPT</u> (762KB)

PCA和SVD练习: PDF (318KB)

F、推荐系统

<u>PPT</u> (3.9MB)

二十八、推荐系统模型

本节介绍推荐系统的基础模型:一个非常稀疏的矩阵描述。推荐系统的作用就是基于其中有限的样本数据,推断出用户可能最感兴趣的商品。快来看看吧。

B站视频

二十九、基于内容的推荐

本节介绍如何利用TF-IDF等方法,提取、构建用户和商品的内容向量,然后匹配它们,为用户提供推荐,比如我们发现一篇文章是关于贝多芬的,而一位用户的历史表明他很喜欢贝多芬的文章,那么就为他推荐这篇文章。这就是基于内容的推荐。快来看看吧。

<u>B站视频</u>

三十、协同过滤

本节介绍另一种流行的推荐算法:协同过滤(CF: Collaborative Filter)。它通过用户-商品矩阵,发现相似用户或相似商品,进行推荐。该方法在实际中效果非常好。快来看看吧。本节也简短地总结两种推荐系统,讨论推荐中常遇到的另一个问题:冷启动问题。

B站视频

三十一、Netflix推荐大赛

在推荐系统的发展史中,奖金高达100万美元的Netflix推荐大赛占据着史诗般的地位。正是这个大赛,极大地提高了推荐系统的知名度,让推荐系统研究成为显学。本节介绍该大赛的问题设置、基于SGD的协同过滤算法、矩阵分解方法、时变模型、集成方法,并回顾当年百万美元花落谁家的惊险一幕。快来看看吧。

推荐系统练习: 第3, 4题, PDF (318KB), 数据 (1.1MB)

B站视频

G. 通过试验学习

PPT (2.1MB)

三十二、通过试验学习

当你走进一个游戏厅,面对一排老虎机,是不是有一丝茫然:怎么玩才是最优的呢?这是一个通过实验进行学习的问题。本节介绍这一问题的基本概念和应用场景,你会发现原来它这么有用啊。快来看看吧。

B站视频

三十三、多臂老虎机模型

本节介绍多臂老虎机(MAB)问题的模型。它是"通过实验学习"这一问题的经典模型。这个模型非常有趣,快来看看吧。

B站视频

三十四、老虎机的悔恨

本节首先介绍多臂老虎机的性能评估指标:悔恨。这是通过试验学习特有的一个性能指标,非常有趣,也非常有道理。你一定会喜欢的。本节然后定义什么是多臂老虎机问题的最优策略。它非常深刻,很有意思,快来看看吧。

<u>B站视频</u>

三十五、探索与利用

通过实验学习的核心问题是:如何平衡"探索未知"和"利用已知"。这是决策制定中的经典难题。对这个问题的讨论,可能会给你带来极大的启发,改变你的人生!快来看看吧。

B站视频

三十六、epsilon-贪心算法

本节介绍基于实验的学习的一个简单解法方法:epsilon-贪心算法。它会随着时间的增长,慢慢减少探索,增加利用。它可是一种最优算法哦:采用该算法,你最终会找到最优的老虎机。快来看看吧。

B站视频

三十七、UCB 算法

UCB(置信区间上界)算法会选择置信区间上界最大的老虎机。这一方法既探索了未知,又利用了已知,让人拍案叫绝,成为目前应用最广泛的通过试验学习的算法。它也是一种最优算法:采用该算法,你最终会找到最优的老虎机。快来看看吧。

B站视频

三十八、上下文老虎机

上下文老虎机(Contextual Bandit)允许你在做决策时,考虑此时情境。比如在推荐新闻时,考虑读者的喜好。这实在是太强大了,快来看看吧。

B站视频

三十九、LinUCB 算法

本节介绍经典的 Contextual Bandit 算法: LinUCB。它假设决策的回报是情境变量的线性加权和,即线性回归模型,然后基于用户的选择,不断更新每个老虎机的回报模型,同时也按照UCB算法,选出回报

置信区间上界最大的老虎机。此外,研究人员还提出了一种新的用户降维方法,很有意思。快来看看吧。

B站视频

四十、结课

恭喜大家完成了大数据机器学习的内容。致敬。再会!

<u>B站视频</u>