- 关于本书
- 前置基础
- AI、ML、DL都是啥
- 参考资料
- 学习建议
- 优雅快捷的写公式-latex
- 环境搭建
- 第一章补充说明

1 关于本书

About this book

首先感谢亲爱的读者朋友们抽出宝贵的时间阅读本书。本书是【Al精研社】零基础入门Al解决方案(以 下简称本方案)的一部分。

本书是【AI精研社】以特有的方式(极简体验)对李航老师 所著《统计学习方法(第2版)》的解读。本书的的章节并非直接对应原书,是专为初学者重新设计的学习路径,但原书的重要基础部分,本书及后续系列都会以生动、易懂、详尽的方式解读给同学们。

本方案旨在宣传 learning by doing, understanding by creating, evolving from the simplest 的极简体验学习倡议。

本方案尝试帮助同学们在入门AI的过程中,平滑顺畅的从理论联系到实战,将数学符号转换成Python代码,将数学符号、Python代码、理论概念——对应。

本方案以 Python 编程语言为基础,通过极少量(如3行代码)极易懂的代码片段、运行过程、运行结果,对概念、算法进行解释说明。

2 前置基础

Prerequisites

因此,本书假定读者朋友们具备少量的Python编程经验(20小时、200行以上的习题、项目经验)及相关常识。具体包含: Python基础语法、Python包管理、NumPy、Matplotlib、Jupyter Notebook、Google Colab、Binder。

如果需要了解上述内容,可以在手机应用"微信读书"上搜索《人工智能极简编程入门》,免费获取 【AI精研社】专为入门ML而优化的Python基础教程。

本书假定同学们对人工智能已有简单了解,知道人工智能可以应用在哪些场景(部分)及其效果,从而 建立起对人工智能的直观感受。

尚不了解人工智能的应用情况,对人工智能没有常识性了解的同学建议先从央视《机智过人》开始, 获取初步体验。

机智过人 央视官网 (http://tv.cctv.com/lm/jzgr/)

<u>机智过人 youtube频道 (https://www.youtube.com/playlist?list=PL0eGJygpmOH6ywJc2OueT6mlBs9yrmnZ-)</u>

除此之外,还给童鞋们推荐一部美剧《数字追凶》(NUMB3RS)。在培养兴趣、了解AI算法与数学基础的同时还能练习英语。而英语、数学是入门AI算法无法绕过的必备基础。

在观赏电视节目的同时,同学们请思考并尝试回答以下问题

- 1. 人工智能长什么样,有什么用?
- 2. 人工智能能做什么、不能做什么?

3 AI、ML、DL都是啥

AI ML DL

如果被突如其来的英语吓到了,可以先看本小节末尾的总结-:)

在对人工智能建立起直观感受之后,同学们请深吸一口气,准备开始专业之旅。

即使是入门,也是在尝试进入一个领域,一个行当。而进入一个新领域时,往往要学习一系列的行话、术语。

入门机器学习也同样如此。首先从最基本的三个英文缩写开始。

AI 是英语 Artificial Intelligence 的缩写,中译为人工智能。

ML 是英语 Machine Learning 的缩写,中译为机器学习。

R.S. Michalski, J.G. Carbonell 与 T.M. Mitchell 所著《Machine Learning: An Artificial Intelligence Approach》的书名恰好可以作为二者之间关系的简单说明: 机器学习是一种实现人工智能的途径。

DL 是 Deep Learning 的缩写,中译为深度学习,是一种机器学习技术,是机器学习的一个分支。

上述关系可以简单总结为人工智能包含机器学习及其他技术,如知识库(knowledge base)等。机器学习包含深度学习及其技术,如逻辑回归(logistic regression)、朴素贝叶斯(naïve Bayes)等。

Ian Goodfellow, Yoshua Bengio 与 Aaron Courville 所著 《Deep Learning》中的第一章图1.4以维恩图的方式说明了上述关系。

发送 Venn, 维恩图 或 韦恩图 (三个关键词的任一一个,不区分大小写)到微信公众号 **AI精研社**,可查看相关图示说明。

如果觉得上<mark>述略</mark>显枯燥,可以参考《人工智能极简编程入门》的第一章。作者团队在尝试用更风趣的方式为同学们建立起对AI、ML、DL的直观感受。

此外,周志华老师《机器学习》以1.5节、1.6节专业又易懂的语言进行了讲解,几乎不需要任何前置 专业基础。

本小节貌似突然出现了满屏的英语,请不要因此把书扔掉,目前需要掌握的只有3个缩写,6个英文字母,同时也是本节的标题 AI、ML、DL,以及这3者之间的关系。

4 参考资料

Ref

上一节中提及了三本书,其中《机器学习》与《Deep Learning》是入门 ML 的主要参考资料。

由于本书及本方案频繁引用这些参考资料,为了方便讨论、采用以下缩写。

- 1. slm 表示 李航老师 所著《统计学习方法(第2版)》
- 2. mlb 表示 Tom M. Mitchell 所著《Machine Learning》
- 3. wml 表示 周志华老师 所著《机器学习》算法圈小伙伴亲切的称之为"西瓜书"
- 4. dlb 表示 <u>Ian Goodfellow, Yoshua Bengio 与 Aaron Courville 所著《Deep Learning》</u>
 (https://www.deeplearningbook.org/) 算法圈小伙伴亲切的称之为"花书", "深度学习圣经"
- 5. mlapp 表示 Kevin Patrick Murphy 所著《Machine Learning: A Probabilistic Perspective》
- 6. prml 表示 Christopher M. Bishop 所著《Pattern Recognition and Machine Learning》
- 7. esl 表示 Trevor Hastie 所著《The Elements of Statistical Learning》
- 8. ngml 表示吴恩达老师开设的 ML系列课程,包含 coursera 上的慕课以及<u>斯坦福大学的 CS229</u> (http://cs229.stanford.edu/notes/cs229-notes1.pdf)
- 9. cmu601 表示 卡内基·梅隆大学开设的 10-601 ML系列课程

具体引用如 wml.2,表示西瓜书第2页;slm sec 3.1 表示李航老师所著《统计学习方法(第2版)》3.1 节。

除此之外,以下未设计缩写的参考资料同样重要

李航老师的官网 (http://www.hangli-hl.com/blogs.html)

李航老师的新浪博客以及slm勘误表 (http://blog.sina.com.cn/u/2060750830)

wml勘误表 (https://cs.nju.edu.cn/zhouzh/zhouzh.files/publication/MLbook2016.htm)

<u>谷歌发布的ML词汇表 (https://developers.google.com/machine-learning/glossary)</u>

林轩田老师 机器学习基石 (https://www.bilibili.com/video/av61680926/?p=2)

发送 ref.ml 到微信公众号 **AI精研社**,可获取相关链接。

5 学习建议

Advice

本书及本方案以亲自动手、生动体验为主要特点,因此同学们一定要亲自动手做笔记、推公式、撸代码。

笔记中<mark>需要标明</mark>是来自哪个参考资料,如 slm sec 3.1,如果不习惯使用缩写,可以直接注明,如"这 条笔记来自李航老师所著《统计学习方法(第2版)》3.1节"。

如果是原文引用,可以通过段落格式注明,比较便捷的方法是使用markdown ">" 标记。

以下内容(不包含双引号)

"> k近邻算法简单、直观 ..."

在markdown环境下显示如下

k近邻算法简单、直观 ...

每条笔记都可以尝试,概念、公式、代码——对应,这样不仅自己记忆深刻,也方便参考笔记的同学 更容易更准确的理解。本书大量章节采用这种风格,为同学抛砖引玉。

在参考他人的笔记、视频、代码或其他形式的分享时,如果觉得好请随手点赞、转发,每一份支持都会成为分享者的动力,进而成为社区发展的动力;如果觉得不好,请提出具体的建议,改进的方法,如第几页第几段出现了什么错误,第几分第几秒讲的不够详细;如果觉得分享者的内容简单,很可能是因为同学的水平已经不再是纯小白,快进、跳过即可;如果觉得分享内容听不懂,可能是需要一定前置基础或额外参考资料,向分享者留言询问即可;情绪发泄式的抨击嘲讽对社区发展、对自己进步都不会有任何积极的作用;表达不满的方式有多种,其中较为积极的一种是亲自分享更优质的内容,供大家学习交流。

上述建议可以简单的总结为礼貌、平等、专业的交流。

学习的过程中将不可避免的遇到各种各样的问题,良好的习惯是先谷歌,查参考资料,再提问。

如果是概念性的问题,建议注明不少3处的参考资料,如果是代码类的问题,建议通过 colab 或 mybinder 提供一现复现的问题环境,对colab 或 mybinder 不了解的同学可以参考《人工智能极简编程入门》。

以上建议是作者团队在基于github、stackexchange的技术交流中总结经验,可以让自己问题得到更快更好的回答,让自己的分享得到更多的反馈。这些环节、套路最终的目标只有一个,帮助同学们掌握、融通算法思想并落地为可交付可维护的系统。

6 优雅快捷的写公式-latex

Why latex?

上一小节提及了笔记、问题等学习、交流环节。当前ML社区中的论文,基于github、stackexchange的技术交流,以及wml勘误表

(https://cs.nju.edu.cn/zhouzh/zhouzh.files/publication/MLbook2016.htm)都是以Latex或mathjax格式发布的,因此建议同学们在提问、笔记中尝试使用Latex或mathjax。

本书的一些符号约定如果不使用latex,则会严重影响输入效率。如 D_{n_j} ,其中 n_j 是 D_{n_j} 的下标,而j又是 n_i 的下标。

对 latex 不熟悉的同学可以访问以下URL

https://www.overleaf.com (https://www.overleaf.com)

集教程、在线运行、分享互动于一体的latex平台,非常符合所倡导的极简体验学习套路。

7 环境搭建

Dev Env

本书使用 Python3.7 + jupyter notebook 作为主要开发环境。 对 jupyter notebook 不熟悉的同学可以参考《人工智能极简编程入门》第二章。

有软件开发环境搭建经验的同学可直接访问下URL,下载 anaconda,本地运行,根据提示安装即可。

anaconda下载页 (https://www.anaconda.com/distribution)

8 第一章补充说明

Supplementary of ch01

根据作者团队的有限经验,根据使用场景不同,符号约定的设计可能需要同时兼顾分享者(Latex输入、手写、代码、口述、习惯)与听众/读者(易读、易懂、减少歧义、方便记忆)双方或多方。

首先是最广泛的习惯。i,j,k,l,m,n 按照英文字母表中的顺序排列,因此,在指代数据集时会<mark>自然的表示</mark>为,m行n列,m个样本n个特征,在指代数据时,会自然的表示为第i个样本,第j个特征。

如,在课堂上,X sub i 比 X i 更清楚;印刷或电子版(如pdf)中,上标中包含括号 $x^{(j)}$ 与不包含 x^j 相比,前者可以减少初学者的混淆。

汉语与英语的语言习惯亦对符号约定有影响。如,第i个样本的第j个属性,符合汉语习惯,而英语中则可能是,the ith attribute in the jth training example。

都是遵循了 i,j,k 的先后顺序,但是指代的概念可能恰好相反。

 x_{ij} (wml.2) 与 Python 代码最为接近,方便书写与编程实现,但是在口述指代属性时,x sub i(cmu601)则更便捷清楚。

如果采用上标 $x^{(i)}$ 表示 i^{th} example,则 slme2 中的大量图示都需要进行相应调整,可能会增加初学者的学习成本。

本书采用 $x_i^{(j)}$ 指代第i个样本的第j个属性,以 $X^{(j)}$ 指代整个数据集(或partition划分)的第j个属性,最大程度的延续slm的符号约定。

同学们在参考cmu601与ngml时,需要对调i、j的含义。

In []:

