2019/3/20

云栖号 (/teams/)

(https://www.aliyun.com) | 云栖社区 (https://yq.aliyun.com/) 博客 (/articles/) 问答 (/ask/) 聚能聊 (/roundtable/)

云大学 (https://edu.aliyun.com)

登录 (https://account.alivun.com/login/login.htm?

 $from_type=yqclub\&oauth_callback=https\%3A\%2F\%2Fyq.aliyun.com\%2Farticles\%2F88300\%3Fspm\%3Da2c4e.11153940.blogcont86580.11.62fc7c9cW6CrgE\%26do\%3Dlogin)$

更多

注册 (https://account.aliyun.com/register/register.htm?

订阅 (/publication/)

from type=yqclub&oauth_callback=https%3A%2F%2Fyg.aliyun.com%2Farticles%2F88300%3Fspm%3Da2c4e.11153940.blogcont86580.11.62fc7c9cW6CrgE%26do%3Dlogin) | 下载APP (https://www.aliyun.com/app?spm=5176.100238.headermenu.26.161Lyz)

(/teams/132)



翻译小组

云栖社区 (/) > 翻译小组 (/teams/132) > 博客 (/teams/132/type_blog) > 正文

开年Hi购季 上云假至 5 折 ~续费抽豪礼,iPhoneXs等你拿 立即抢购

(https://www.aliyun.com/acts/product-section-2019/home)

【深度学习之美】人工"碳"索意犹尽,智能"硅"来未可知(入门系列之二)

【方向】 (/users/5m4kk67c65aqq) ③ 2017-05-22 21:59:40 ◎ 浏览29222 □ 评论2
 云栖社区 (/tags/type_blog-tagid_1/) 深度学习 (/tags/type_blog-tagid_16/)
 大数据 (/tags/type_blog-tagid_24/) 机器学习 (/tags/type_blog-tagid_406/)
 神经网络 (/tags/type_blog-tagid_13435/) 品味大数据 (/tags/type_blog-tagid_17970/)

://service.weibo.com/share/share.php?

达人介绍

直播 (/webinar/)



【方向】 (/users/5m4kk67c 文章 769篇 | 关注

论坛 (https://bbs.aliyun

+ 关注

丰机版

目录

- 1 一入侯门"深"似海,深度学习深几许(入门
- 2 2.1 人工智能的"江湖定位"
- 3 2.2 深度学习的归属

- 5 2.4 为什么要用神经网络?
- 6 2.5 小结
- 7 2.6 请你思考
- 8 【参考文献】
- 9 推荐阅读

系列文章:

一入侯门"深"似海,深度学习深几许(入门系列之一) (https://yq.aliyun.com/articles/86580)

在前面的小节中, 我们仅仅泛泛而谈了机器学习、深度学习等概念, 在这一小节, 我们将给出它的 更加准确的形式化描述。

我们经常听到人工智能如何如何?深度学习怎样怎样?那么它们之间有什么关系呢?在本小节,我们首先从宏观上谈谈人工智能的"江湖定位"和深度学习的归属。然后再在微观上聊聊机器学习的数学本质是什么?以及我们为什么要用神经网络?

2.1 人工智能的"江湖定位"

宏观上来看,人类科学和技术的发展,大致都遵循着这样的规律:现象观察、理论提取和人工模拟(或重现)。人类"观察大脑"的历史由来已久,但由于对大脑缺乏"深入认识",常常"绞尽脑汁",也难以"重现大脑"。

直到上个世纪40年代以后,脑科学、神经科学、心理学及计算机科学等众多学科,取得了一系列重要进展,使得人们对大脑的认识相对"深入",从而为科研人员从"观察大脑"到"重现大脑"搭起了桥梁,哪怕这个桥梁到现在还仅仅是个并不坚固的浮桥。

博主其他文章 更多> (/users/5m4kk67

图神经网络(GNN)的简介 (/articles/694432) 天桥调参师秘籍: 一份深度学习超参微调技: //articles/694374)

数据清理的终极指南 (/articles/694209)

100行Python代码理解深度学习关键概念: 肿瘤检测网络 (/articles/694113)

活体检测很复杂? 仅使用opencv就能实现!

(/articles/694045)

2019五个最棒的机器学习课程 (/articles/69: 可应用于实际的14个NLP突破性研究成果 ((/articles/689392)

将视觉深度学习模型应用于非视觉领域 (/articles/689232)

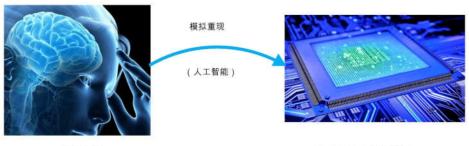
可应用于实际的14个NLP突破性研究成果((/articles/689196)

可应用于实际的14个NLP突破性研究成果((/articles/689082)

相关话题

更多>

云栖社区微信小程序"云栖365"上线了,帮助碎片时间学习 (/roundtable/495548)



碳基大脑

一定,可以在基大脑 yun.com

图2-1 人工智能的本质

而所谓的"重现大脑",在某种程度上,就是目前的研究热点——人工智能。简单来讲,人工智能就是为机器赋予人类的智能。由于目前的机器核心部件是由晶体硅构成,所以可称之为"硅基大脑"。而人类的大脑主要由碳水化合物构成,因此可称之为"碳基大脑"。

那么,现在的人工智能,通俗来讲,大致就是用"硅基大脑"模拟或重现"碳基大脑"。那么,在未来会不会出现"碳硅合一"的大脑或者全面超越人脑的"硅基大脑"呢?

有人就认为,在很大程度上,这个答案可能是"会的"!比如说,未来预言大师雷·库兹韦尔(Ray Kurz weil)就预测,到2045年,人类的"奇点"时刻就会临近[1]。这里的"奇点"是指,人类与其他物种(物体)的相互融合,更确切来说,是硅基智能与碳基智能兼容的那个奇妙时刻。

2.2 深度学习的归属

在当下,虽然深度学习领跑人工智能。但事实上,人工智能研究领域很广,包括机器学习、计算机视觉、专家系统、规划与推理、语音识别、自然语音处理和机器人等。而机器学习又包括深度学习、监督学习、无监督学习等。简单来讲,机器学习是实现人工智能的一种方法,而深度学习仅仅是实现机器学习的一种技术而已(如图2-2所示)。

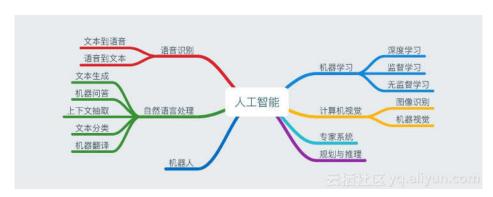


图2-2 深度学习的"江湖地位"

需要说明的是,对人工智能做任何形式的划分,都可能是有缺陷的。在图2中,人工智能的各类技术分支,彼此泾渭分明,但实际上,它们之间却可能阡陌纵横,比如说深度学习是无监督的。语音识别可以用深度学习的方法来完成。再比如说,图像识别、机器视觉更是当前深度学习的拿手好戏。

一言蔽之,人工智能的分支并不是一个有序的树,而是一个彼此缠绕的灌木丛。 有时候,一个分藤蔓比另一个分藤蔓生长得快,并且处于显要地位,那么它就是当时的研究热点。深度学习的前生——神经网络的发展,就是这样的几起几落。当下,深度学习如日中天,但会不会也有"虎落平阳被犬欺"的一天呢? 从事物的发展规律来看,这一天肯定会到来!

在图3-2中,既然我们把深度学习和传统的监督学习和无监督学习单列出来,自然是有一定道理的。 这就是因为,深度学习是高度数据依赖型的算法,它的性能通常随着数据量的增加而不断增强,也 就是说它的可扩展性(Scalability)显著优于传统的机器学习算法(如图2-3所示)。 你的教程你做主! 想要什么样的大数据开发i (/roundtable/495338)

三七女生节,邀你一起解密阿里女程序员们(/roundtable/495243)

阿里巴巴航母级计算平台MaxCompute即将;者版本,与开发者共建大数据生态 (/roundta数据干万条,备份第一条,数据找不回,老/(/roundtable/494595)



(https://www.aliyun.com/acts/product-section 2019/developer)

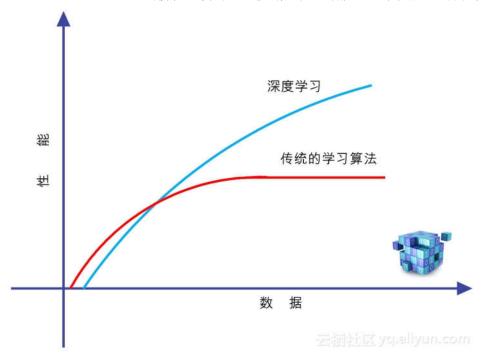


图2-3 深度学习和传统学习算法的区别

但如果训练数据比较少,深度学习的性能并不见得就比传统机器学习好。其潜在的原因在于,作为复杂系统代表的深度学习算法,只有数据量足够多,才能通过训练,在深度神经网络中,"恰如其分"地将把蕴含于数据之中的复杂模式表征出来。

不论机器学习,还是它的特例深度学习,在大致上,都存在两个层面的分析(如图2-4所示):

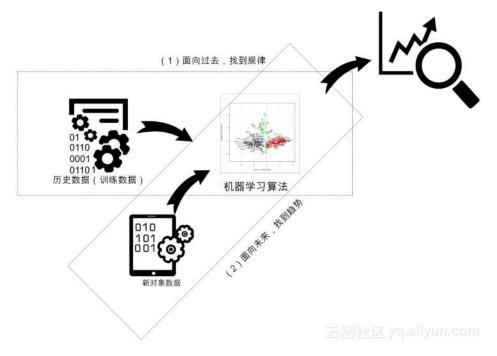


图2-4 机器学习的两层作用

- (1) 面向过去(对收集到的历史数据,用作训练),发现潜藏在数据之下的模式,我们称之为描述性分析(Descriptive Analysis);
- (2) 面向未来,基于已经构建的模型,对于新输入数据对象实施预测,我们称之为预测性分析(Predictive Analysis)。

前者主要使用了"归纳",而后者更侧重于"演绎"。对历史对象的归纳,可以让人们获得新洞察、新知识,而对新对象实施演绎和预测,可以使机器更加智能,或者说让机器的某些性能得以提高。二者相辅相成,均不可或缺。

在前面的部分,我们给予机器学习的概念性描述,下面我们给出机器学习的形式化定义。

2.3.机器学习的形式化定义

在《未来简史》一书中[2],尤瓦尔•赫拉利说,根据数据主义的观点,人工智能实际上就是找到一种高效的"电子算法",用以代替或在某项指标上超越人类的"生物算法"。那么,任何一个"电子算法"都要实现一定的功能(Function),才有意义。

在计算机术语中,中文将"Function"翻译成"函数",这个多少有点扯淡,因为它的翻译并没有达到"信达雅"的标准,除了给我们留下一个抽象的概念之外,什么也没有剩下来。但这一称呼已被广为接受,我们也只能"约定俗成"地把"功能"叫做"函数"了。

根据台湾大学李宏毅博士的说法,所谓机器学习,在形式上,可近似等同于在数据对象中,通过统计或推理的方法,寻找一个适用特定输入和预期输出功能函数(如图2-5所示)。习惯上,我们把输入变量写作大写的X,而把输出变量写作大写的Y。那么所谓的机器学习,在形式上,就是完成如下变换: Y= f(X)。

$$f: X \rightarrow Y$$
 $f()= \text{"你好"}$
 $f()= \text{"cat"}$
 $f()= \text{"5-5"} (下-步落子)$

图2-5 机器学习近似等同于找一个好用的函数

在这样的函数中,针对语音识别功能,如果输入一个音频信号X,那么这个函数Y就能输出诸如"你好","How are you?"等这类识别信息。

针对图片识别功能,如果输入的是一个图片X,在这个函数Y的加工下,就能输出(或称识别出)一个猫或狗的判定。

针对下棋博弈功能,如果输入的是一个围棋的棋谱局势(比如AlphaGO)X,那么Y能输出这个围棋的下一步"最佳"走法。

类似地,对于具备智能交互功能的系统(比如微软的小冰),当我们给这个函数X输入诸如"How are you?",那么Y就能输出诸如"I am fine,thank you?"等智能的回应。

每个具体的输入,都是一个实例(instance),它通常由特征向量(feature vector)构成。在这里, 所有特征向量存在的空间称为特征空间(feature space),特征空间的每一个维度,对应于实例的一 个特征。 但问题来了,这样"好用的"函数并不那么好找。当输入一个猫的图像后,这个函数并不一定就能输出 它就是一只猫,可能它会错误地输出为一条狗或一条蛇。

这样一来,我们就需要构建一个评估体系,来辨别函数的好坏(Goodness)。当然,这中间自然需要训练数据(training data)来"培养"函数的好品质(如图6所示)。在第一章中,我们提到,学习的核心就是性能改善,在图6中,通过训练数据,我们把f1改善为f2的样子,性能(判定的准确度)得以改善了,这就是学习!很自然,这个学习过程如果是在机器上完成的,那就是"机器学习"了。

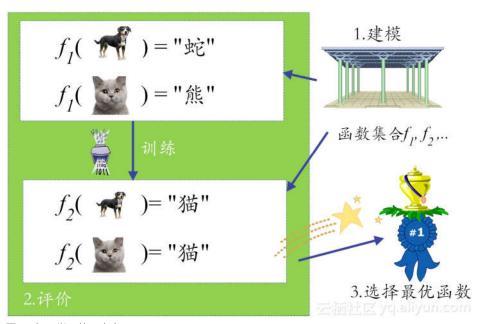


图2-6 机器学习的三步走

具体说来, 机器学习要想做得好, 需要走好三大步:

- (1) 如何找一系列函数来实现预期的功能,这是建模问题。
- (2) 如何找出一组合理的评价标准,来评估函数的好坏,这是评价问题。
- (3) 如何快速找到性能最佳的函数,这是优化问题(比如说,机器学习中梯度下降法干的就是这个活)。

2.4 为什么要用神经网络?

我们知道,深度学习的概念源于人工神经网络的研究。含多隐层的多层感知机就是一种深度学习结构。所以说到深度学习,就不能不提神经网络。

那么什么是神经网络呢?有关神经网络的定义有很多。这里我们给出芬兰计算机科学家Teuvo Kohon en的定义(这老爷子以提出"自组织神经网络"而名扬人工智能领域):"神经网络,是一种由具有自适应性的简单单元构成的广泛并行互联的网络,它的组织结构能够模拟生物神经系统对真实世界所作出的交互反应。"

在机器学习中,我们常常提到"神经网络",实际上是指"神经网络学习"。学习是大事,不可忘记!那为什么我们要用神经网络学习呢?这个原因说起来,有点"情非得已"。

我们知道,在人工智能领域,有两大主流门派。第一个门派是符号主义。符号主义的理念是,知识是信息的一种表达形式,人工智能的核心任务,就是处理好知识表示、知识推理和知识运用。这个门派核心方法论是,自顶向下设计规则,然后通过各种推理,逐步解决问题。很多人工智能的先驱(比如CMU的赫伯特·西蒙)和逻辑学家,很喜欢这种方法。但这个门派的发展,目前看来并不太好。未来会不会"峰回路转",现在还不好说。

还有一个门派,就是试图编写一个通用模型,然后通过数据训练,不断改善模型中的参数,直到输出的结果符合预期,这个门派就是连接主义。连接主义认为,人的思维就是某些神经元的组合。因此,可以在网络层次上模拟人的认知功能,用人脑的并行处理模式,来表征认知过程。这种受神经

科学的启发的网络,被称之人工神经网络(Artificial Neural Network,简称ANN)。目前,这个网络的升级版,就是目前非常流行的深度学习。

前面我们提到,机器学习在本质就是寻找一个好用的函数。而人工神经网络最"牛逼"的地方在于,它可以在理论上证明:只需一个包含足够多神经元的隐藏层,多层前馈网络能以任意精度逼近任意复杂度的连续函数[4]。这个定理也被称之为通用近似定理(Universal Approximation Theorem)。这里的"Universal",也有人将其翻译成"万能的",由此可见,这个定理的能量有多大。换句话说,神经网络可在理论上解决任何问题,这就是目前深度学习能够"牛逼哄哄"最底层的逻辑(当然,大数据+大计算也功不可没,后面还会继续讨论)。

2.5 小结

在本小节中,我们首先谈了谈人工智能的"江湖定位",然后指出深度学习仅仅是人工智能研究的很小的一个分支,接着我们给出了机器学习的形式化定义。最后我们回答了为什么人工神经网络能"风起云涌",简单来说,在理论上可以证明,它能以任意精度逼近任意形式的连续函数,而机器学习的本质,不就是要找到一个好用的函数嘛?

在下小节,我们将深度解读什么是激活函数,什么是卷积? (很多教科书真是越讲越糊涂,希望你看到下一小节,能有所收获)

2.6 请你思考

学完前面的知识,请你思考如下问题(掌握思辨能力,好像比知识本身更重要):

- (1) 你认可库兹韦尔"到2045年人类的奇点时刻就会临近"的观点吗?为什么?库兹韦尔的预测,属于科学的范畴吗?(提示:可以从波普尔的科学评判的标准——是否具备可证伪性分来析。)
- (2) 深度学习的性能,高度依赖性于训练数据量的大小?这个特性是好还是坏? (提示:在《圣经》中有七宗原罪,其中一宗罪就是暴食,而原罪就是"deadly sin",即死罪。目前,深度学习贪吃数据和能量,能得以改善吗?)

写下你的心得体会, 祝你每天都有进步!

【参考文献】

[1] (美) 雷·库兹韦尔, 李庆诚等译. 奇点临近.机械工业出版社.2012.12

2尤瓦尔·赫拉利,未来简史. 出版社:中信出版社.2017.1

- [3] 李航统计学习方法.清华大学出版社.2012.3
- [4] Hornik K, Stinchcombe M, White H. Multilayer feedforward networks are universal approximators
- [J]. Neural networks, 1989, 2(5): 359-366.

文章作者: 张玉宏 (著有《品味大数据》 (http://product.dangdang.com/24048575.html), 本文节选自《深度学习之美》 (https://item.jd.com/12382640.html) (最通俗易懂的深度学习入门) 2018年6月出版)

审校: 我是主题曲哥哥。

推荐阅读

一入侯门"深"似海,深度学习深几许(深度学习入门系列之一)(https://yq.aliyun.com/articles/8658 0)

人工"碳"索意犹尽,智能"硅"来未可知(深度学习入门系列之二) (https://yq.aliyun.com/articles/883 00)

神经网络不胜语, M-P模型似可寻(深度学习入门系列之三) (https://yq.aliyun.com/articles/90565) "机器学习"三重门,"中庸之道"趋若人(深度学习入门系列之四) (https://yq.aliyun.com/articles/91436)

Hello World感知机,懂你我心才安息(深度学习入门系列之五) (https://yq.aliyun.com/articles/93540) 损失函数减肥用,神经网络调权重(深度学习入门系列之六) (https://yq.aliyun.com/articles/96427) 山重水复疑无路,最快下降问梯度(深度学习入门系列之七) (https://yq.aliyun.com/articles/10533 9)

BP算法双向传,链式求导最缠绵(深度学习入门系列之八)(https://yq.aliyun.com/articles/110025) 全面连接困何处,卷积网络见解深(深度学习入门系列之九)(https://yq.aliyun.com/articles/15293 5)

卷地风来忽吹散,积得飘零美如画(深度学习入门系列之十) (https://yq.aliyun.com/articles/15626 9)

局部连接来减参,权值共享肩并肩(深度学习入门系列之十一) (https://yq.aliyun.com/articles/1597 10)

激活引入非线性,池化预防过拟合(深度学习入门系列之十二) (https://yq.aliyun.com/articles/1673 91)

循环递归RNN,序列建模套路深(深度学习入门系列之十三) (https://yq.aliyun.com/articles/16988 0)

LSTM长短记,长序依赖可追忆(深度学习入门系列之十四)(https://yq.aliyun.com/articles/174256)

(未完待续)

▶本文为云栖社区原创内容,未经允许不得转载,如需转载请发送邮件至yqeditor@list.alibaba-inc.com;如果您发现本社区中有涉嫌抄袭的内容,欢迎发送邮件至:yqgroup@service.aliyun.com 进行举报,并提供相关证据,一经查实,本社区将立刻删除涉嫌侵权内容。

【云栖快讯】一站式开发者服务,海量学习资源免费学 详情请点击 (https://www.aliyun.com/acts/product-section-2019/develo

ഈ 评论 (2) △ 点赞 (6) ○ 收藏 (21)

分享到: 💣 윣

上一篇: 快速选择合适的机器学习算法 (/articles/86632)

(http://service.weibo.com/sh下一篇: 干货大神教你如何参加kaggle比赛—根据记记图=%E3%80%90%E6%B7%

相关文章

【深度学习之美】人工"碳"索意犹尽,智能"硅"来未可知(...(/ar...【深度学习之美】卷地风来忽吹散,积得飘零美如画(入门系列...

【深度学习之美】卷地风来忽吹散,积得飘零美如画(入门系列...【深度学习之美】循环递归RNN,序列建模套路深(入门系列...

5月24日云栖精选夜读:阿里下—代数据库技术:把数据库装……【深度学习之美】激活引入非线性,池化预防过拟合(入门系列…

【深度学习之美】山重水复疑无路,最快下降问梯度(入门系列...5月23日云栖精选夜读: 阿里云容器服务-高可用Kuber... (/articl..

【深度学习之美】山重水复疑无路,最快下降问梯度(入门系列…炎炎夏日适合在屋里学习深度学习 (/articles/603788)

网友评论



奇点是什么 (/users/dlv7o4jsa75r2)

2017-05-27 20:43:13

认可深度学习的成果,不会相信奇点来的如此之快!!! 【方向】赞同

△1 👨 0



1118701493742675 (/users/vslhdvc7kjovk)

2018-04-24 10:18:04

文章写得通俗易懂,非常不错;相信奇点会到,也许更快,其实也就类似在人身上植入一个芯片什么的,现在已经有了一些类似的场景了。深度学习(神经网络)最大的问题是讲不清楚为什么要这么设计模型,为啥这么选择特征参数,要高清这个原理未来比较关键。

r^ 0 🖼 0

登录后可评论,请登录 (https://account.aliyun.com/login/login.htm?

热点导航

闲时流量包 (https://promotion.aliyun.com/ntms/act/flowbagidle.html)云计算 (https://www.aliyun.com/)网络安全 (https://market.aliyun.com/security)互联网架构 (https://www.aliyun.com/aliw ECS升级配置 (https://yq.aliyun.com/ask/53742)物联网 (https://www.aliyun.com/product/iot)

用户关注

自动化测试 (https://bbs.aliyun.com/read/301499.html)解决方案 (https://www.aliyun.com/solution/all)linux命令 (https://yq.aliyun.com/articles/34777)云服务 (https://www.aliyun.com/ JavaScript 函数 (https://yq.aliyun.com/articles/92145)服务器监控 (https://yq.aliyun.com/articles/48786)Python语言 (https://yq.aliyun.com/roundtable/56407)移动数据分析 (https://www.aliyu

更多推荐

用户体验 (https://yq.aliyun.com/articles/132294)云数据库Rds (https://help.aliyun.com/product/26090.html)负载均衡 (https://www.aliyun.com/product/slb/)域名注册 (https://wanwang.aliyur.com/product/slb/)域名注册 (https://wanwang.aliyun.com/product/slb/)域名注册 (https://wanwang.aliyun.com/product/slb/)域名注册 (https://wanwang.aliyun.com/product/slb/)域名注册 (https://wanwang.aliyun.com/zb/)与 (https://wanwang.aliyun.com/zb/)与 (https://wanwang.aliyun.com/zb/)与 (https://wanwang.aliyun.com/zb/)与 (https://wanwang.aliyun.com/zb/)与 (https://wanwang.aliyun.com/zb/)与 (https://www.aliyun.com/acts/product-section-2019/com/zb/)与 (https://wanil.aliyun.com/sh用户优惠 (https://www.aliyun.com/acts/product-section-2019/com/zb/) (https://wanil.aliyun.com/sh用户优惠 (https://www.aliyun.com/acts/product-section-2019/com/zb/) (https://wanil.aliyun.com/sh用户优惠 (https://www.aliyun.com/acts/product-section-2019/com/zb/)

关于我们 (//www.aliyun.com/about) 法律声明及隐私权政策 (https://terms.aliyun.com/legal-agreement/terms/suit_bu1_ali_cloud/suit_bu1_ali_cloud201710161525_98396.html) 廉正举报 (https://jubao.alibaba.com/index.html?site=ALMUN) (//www.aliyun.com/contact) 加入阿里云 (//www.aliyun.com/careers)

阿里巴巴集团 (http://www.alibabagroup.com/cn/global/home) 淘宝网 (//www.taobao.com/) 天猫 (//www.tmall.com/) 聚划算 (//ju.taobao.com/) 全球速卖通 (//www.aliexpres 阿里巴巴国际交易市场 (//www.alibaba.com/) 1688 (//www.1688.com/) 阿里妈妈 (//www.alimama.com/index.htm) 飞猪 (//www.fliggy.com) 阿里云计算 (//www.aliyun.com/) AliOS (//www.alios.cn/) 阿里通信 (//aliqin.tmall.com/) 万网 (//wanwang.aliyun.com/) 高德 (http://www.autonavi.com/) UC (http://www.uc.cn/) 友盟 (//www.umeng.com/) 虾米 (//www.xiami.com/) 优酷 (//www.youku.com/) 钉钉 (//www.dingtalk.com/?lwfrom=20150205111943449) 支付宝 (https://www.alipay.com/) 达摩院 (https://damo.alibab © 2009-2019 Aliyun.com 版权所有 ICP证: 浙B2-20080101

(http://idinfo.zjaic.gov.cn/bscx.do?method=lzxx&id=3301963301080000025024)

M公网安备 33010602009975号(http://www.beian.gov.cn/portal/registerSystemInfo?COLLCC=2716891795&recordcode=33010602009975)