下载 GitChat

✓ 写博客

登录 注册

HMM之模型详解

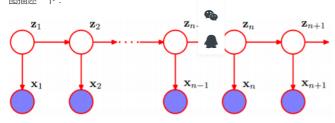
2016年11月10日 08:54:26 标签 *5"学习 / 算法 / NLP / 统计学 ß

313

注:本文中所有公式和思路来自于邹博先生的《机器学习**升级版**》,我只是为了加深记忆和理解写 的本文。

···

从本文到后边3篇文章都会介绍HMM(隐马尔科 型),也就是好多80后戏称的"韩梅梅"模型,HMM模型我们可以下面的 图描述一下:



HMM模型是关于时序的模型,描述由一个隐藏的马尔科夫链生成不可观测的状态随机序列,再由各个状态生成观测序列的过 程.

在上图中,z行就是不可观测的状态序列,x行就是由每个z隐变量生成的观测序列组成的观测序列。

我在之前的一篇文章《概率图模型之贝叶斯网络》中详细说过贝叶斯网络,HMM也是贝叶斯网络中的一种,我们可以将z1、z 2、x1看做是一个tail-to-tail,那么只要z1是不可观测的,那么x1和z2就不是独立的,同理x1、x2也不是独立。

现在我们假设z序列的状态可以有n个状态,那么从z1转移到z2也就是有n*n种可能,所以我们可以用一个矩阵表示这个转移过 程,将这个矩阵叫做状态转移矩阵A,每个状态又可以生成一个观测值,假定观测值有m种,那么我们也用一个矩阵表示这个发 射过程,将这个矩阵叫做发射矩阵/观测矩阵B,在这个时序最开始我们我还还需要给定一个初始的状态转移概率,也就是z1是 某个状态的概率,我们用一个向量π表示。

那么这个模型我们就可以用一个三元组表示:

$$\lambda = (A, B, \pi)$$

模型描述完了,接着我们该用符号表示一下了,我们设定:

Q是所有可能的状态的集合:

$$Q = \{q_1, q_2, \dots q_N\}$$

V是所有可能的观测的集合:

$$V = \{v_1, v_2, \dots v_M\}$$

I是长度为T的状态序列,O是对应的观测序列:

加入CSDN,享受更精准的内容推荐,与500万程序员共同成长!



XGBoost

原创 粉丝 喜欢 34 12 3

访问量: 2 等级: 博客 3 积分: 634 排名:7万



克拉钻戒价格





他的最新文章

压力测试工具siege的用法

【卷积神经网络-进化史】从LeN Net

linux 环境变量设置 (临时 + 永/ gtest install

linux(ubuntu)下的caffe编译安装

文章分类

机器学习

deep learning

文章存档

2017年1月

2016年12月

2016年11月

他的热门文章

linux(ubuntu)下的caffe编译安装 **1748**

EM算法---基于隐变量的参数估证 **1674**

概率图模型之贝叶斯网络

登录

1657

淮册

$$I = \{i_1, i_2, \dots i_T\}$$
 $O = \{o_1, o_2, \dots o_T\}$

A是状态转移概率矩阵,其中N可能的状态数,并且我们要求A一定要是离散的,这是HMM的一个前提:

$$A = [a_{ij}]_{N \times N}$$

其中 α ij是在时刻t出于qi状态的前提下,在t+1 移到qj状态的概率:

$$a_{ij} = P(i_{t+1} = q_j | i_t = q \odot$$

B是观测矩阵,其中M为可能的观测数:

$$B = [b_{ik}]_{N \times M}$$

其中bik是在时刻t处于qi状态的前提下,生成的观测vk的概率:

$$b_{ik} = P(o_t = v_k | i_t = q_i)$$

π是初始状态转移概率向量:

$$\pi = (\pi_i)$$

其中πi表示在时刻1处于状态qi的概率:

$$\pi_i = P(i_1 = q_i)$$

到这里我们刚刚将HMM的参数介绍完,其实没有任何难度,就是比较多而已,只要了解HMM模型的结构和生成过程,这些都 是洒洒水。

接着我想说一下HMM的两个性质,其实蛮重要的我觉得:

1. 齐次假设:

$$P(i_t|i_{t-1},o_{t-1},i_{t-2},o_{t-2}\cdots i_1,o_1) = P(i_t|i_{t-1})$$

2. 观测独立性假设:

$$P(o_t|i_T,o_T,i_{T-1},o_{T-1}\cdots i_1,o_1) = P(o_t|i_t)$$

我们来理解一下这两个假设:其实就是我在前文已经提到的,

齐次假设:本质就是时刻t的状态为qi,原本是要给定t时刻之前的所有状态和观测才可以确定,但是其实我们给出前一个时刻t-1的状态就可将t时刻与之前隔断,也就是说我们假设t时刻与t-1之前的所有状态和观测是独立的。

观测独立性假设:本质就是t时刻的观测为ot,原本是要给定包括t时刻和t时刻之前所有的观测和状态才能确定,现在我们给定t 时刻状态qi就将ot与前边隔断,也就是说我们假设t时刻的观测ot与t时刻之前的所有状态和观测是独立的

加入CSDN,享受更精准的内容推荐,与500万程序员共同成长!

决策树

1526

XGBoost细谈

QQ 1495

Bagging和随机森林

1367

聚类之层次聚类与密度聚类

1211

LDA-隐狄利克雷分布-主题模型

1200

聚类之谱聚类

1046

在职硕士取消









联系我们



请扫描二维码联系

QQ客服 ● ?

关于 招聘 广告服务

©1999-2018 CSDN版权所有 京ICP证09002463号

经营性网站备案信息

网络110报警服务

中国互联网举报中心

北京互联网讳法和不良信息举报中心

登录

淮册

为啥说这么一个鬼性质呢?其实我们在后边的推导默认使用该假设,另外我们也可以根据这两个性质来看看某个系统是不是可以用HMM来建模,就是这么个小事情而已,感觉不好理解跳过也可。

我们可以把之前讲的这些都看成开胃小菜,后边就要上正菜了,但是小菜同样重要,没有小菜开胃正菜是吃不舒服的。。。。

HMM的三个基本问题:

 \Box

概率计算问题:前向-后向算法----司 😳 划

给定模型 λ = (A, B, π)和观测序列O={o1, o2, o3 ...} , 计算模型 λ 下观测O出现的概率P(O | λ)

学习问题:Baum-Welch算法----EM算法

预测问题: Viterbi算法----动态规划

解码问题:已知模型 λ = (A, B, π)和观测序列O={o1,

o2, o3 ...} , 求给定观测序列条件概率 $P(I \mid O , \lambda)$ 最大的状态序列I

为了让文章别太长,我将HMM的全部介绍分为4部分,后边三篇将介绍上面提到的三个问题,欢迎批评指正。

版权声明:本文为博主原创文章,未经博主允许不得转载。 https://blog.csdn.net/u012771351/article/details/53112280

隐马尔可夫(HMM)、前/后向算法、Viterbi算法 再次总结

说明:此篇是作者对"隐马尔可夫模型"的第二次总结,因此可以算作 本总结是是个人为防止遗忘而作,不得转载和商用。 对上次总结的查漏补缺以及更进一步的理解,所以很多在第一次总结中已经整理过的...



🌍 xueyingxue001 2016年09月01日 10:00 🦵 9061



HMM,MEMM,CRF模型的比较(\$



这三个模型都可以用来做序列标注模型。但是其中中自身的特点,HMM模型是对转移概率和表现概率直接建模,统计共现概 率。而MEMM模型是对转移概率和表现概率建了 概率,统计时统计的是条件概率。MEMM...

技术外文文献看不懂?教你一个公式秒懂英语

不背单词和语法,一个公式学好英语



隐马尔可夫模型 (HMM) 攻略



隐马尔可夫模型 (Hidden Markov Model, HMM) 最初由 L. E. Baum 和其它一些学者发表在一系列的统计学论文中,随后在语 言识别,自然语言处理以及生物信息等领域体现了很大的价...

从头开始编写基于隐含马尔可夫模型HMM的中文分词器之一 - 资源篇

首先感谢52nlp的系列博文(http://www.52nlp.cn/),提供了自然语言处理的系列学习文章,让我学习到了如何实现一个基于隐 含马尔可夫模型HMM的中文分词器。 在编写一个中文分...



guixunlong 2013年05月14日 15:47

2986

机器学习中的隐马尔科夫模型(HMM)详解



本文介绍机器学习中非常重要的隐马尔可夫模型(HMM, Hidden Markov Model), 它也是一种PGM。更准确地说, HMM是 一种特殊的贝叶斯网络。HMM在自然语言处理、计算机视觉,以及语言识别...

一秒创造无法计算的价值

每满2000返200,最高返5000元代金券



建立一个与词性标注问题相关联的HMM模型

如何建立一个与词性标注问题相关联的HMM模型?1.必须确定HMM模型中的隐藏状态和观察符号,也可以说成观察状态,由于 我们是根据输入句子输出词性序列,因此可以将词性标记序列作为隐藏状态,而把句子中的单词...

ANN: ML方法与概率图模型



— 产生式模型 (生成模型) 估计联合概率P(x,y),因可以根据联合概率来生成样本:HMMs — 判别式模型 (判别模型) 估计条件概 率P(y|x),因为没有x的知识,无法生成样本,只能判断分类:SVMs...

白话机器学习算法(十六)HMM 隐马尔科夫链

隐马尔科夫链主要是两部分:



🥡 wangxin110000 2014年04月04日 20:22 🕮 3204

读书笔记 --《数学之美》_隐马尔可夫模型



《数学之美·第二版》第五章1、通信模型上图表示了一个典型的通信系统,它包括雅各布森(Roman Jakobson)提出的通信的六个 要素(发送者(信息源),信道,接收者,信息,上下文和编码)。...

加入CSDN,享受更精准的内容推荐,与500万程序员共同成长!

登录

Markov Decision Process 马尔可夫决策过程

在概率论和统计学中,马尔可夫决策过程提供了一个数学架构模型,用于面对部分随机、部分可由决策者控制的状态下,如何进行 决策,以俄罗斯数学家安德雷·马尔可夫的名字命名。 0.引例 假设我们有一个机器...



🌑 WangJiankun_ls 2017年04月28日 09:38 👊 2248

HMM学习笔记_2(从一个实例中学元.HMM前向算法)

HMM算法想必大家已经听说了好多次了,完全对 一头雾水。但是HMM的基本理论其实很简单。因为HMM是马尔科夫链中的一种,只是它的状态不能直接被观察到,但是 过观察向量间接的反映出来,即每一个观察…



(king16304 2016年09月13日 20:49 (...)



有眼睛的扫地机器人,看得见才能不漏扫

首发预定,减200元



声学模型学习笔记(一) HMM



"声学模型学习笔记"是《automatic speech recognition a deep learning approach》这本书的读书笔记,会有少量的个人理 解和公式详细推导,声学入门狗一枚,...

HMM模型之viterbi算法



(**) zhdgk19871218 2015年06月01日 13:40 🕮 1262

1、前言 viterbi算法是HMM模型的三大算法之一。HMM模型解决三大问题:评估、解码和学习。viterbi用于解决解码问题,在 自然语言处理中用于解决划分问题,分词是对于句子的划...

HMM模型 MEMM模型 CRF模型



🐝 makenothing 2015年09月12日 09:41 🖺 1173

这三个模型都可以用来做序列标注模型。但是其各自有自身的特点,HMM模型是对转移概率和表现概率直接建模,统计共现概 率。而MEMM模型是对转移概率和表现概率建立联合概率,统计时统计的是条件概率。MEMM...

HMM 隐马尔可夫模型



m chuchus 2015年07月02日 11:03 🕮 649

准备随机过程是一连串随机事件动态关系的定量描述。 马尔可夫过程,Markov process,是随机过程的一种。液体中微粒所作的 布朗运动就是一个马尔可夫过程。 马尔可夫链, Markov chain...

中文分词之HMM模型详解



● happyever2012 2015年04月08日 18:16 単 610

关于HMM模型的介绍,网上的资料已经烂大街,但是大部分都是在背书背公式,本文在此针对HMM模型在中文分词中的应用, 讲讲实现原理。 尽可能的撇开公式,撇开推导。结合实际开源代码作为例子,争取做到雅俗共...

时序分析:HMM模型(状态空间)



🥌 wishchin 2015年12月18日 16:11 🕮 2494

关于HMM模型:隐马尔科夫模型和动态贝叶斯网络

一套300平的别墅装修需要多少钱

别墅装修公司





HMM 自学教程(四)隐马尔科夫模型



? peghoty 2013年11月11日 11:52 🕮 5346

本系列文章摘自 52nlp (我爱自然语言处理: http://www.52nlp.cn/),原文链接在HMM 学习最佳范例,这是针对国外网站上一 个 HMM 教程的翻译,作者功底很深,翻译得很精彩,且在...

下列哪个不属于CRF模型对于HMM和MEMM模型的优势()

感想CRF,HMM和HEMM我也用心的学过,可能公式没有怎么推过,这三个模型还是蛮复杂的,搞得我现在有点生疏,我这里也整

加入CSDN,享受更精准的内容推荐,与500万程序员共同成长!

登录



P lonelyrains 2016年03月15日 15:51 □ 2521

GMM-HMM 隐Markov模型 隐形马尔科夫模型





