

建议的程序员学习LDA算法的步骤

这一阵为了工作上的关系,花了点时间学习了一下LDA算法,说实话,对于我这个学CS而非学数学的人来说,除了<u>集体智慧编程</u>这本书之外基本没怎么看过机器学习的人来说,一开始还真是摸不太到门道,前前后后快要四个月了,算是基本了解了这个算法的实现,记录一下,也供后来人快速入门做个参考。

一开始直接就下了<u>Blei的原始的那篇论文</u>来看,但是看了个开头就被Dirichlet 分布和几个数学公式打倒,然后因为专心在写项目中的具体的代码,也就先放下了。但是因为发现完全忘记了本科学的概率和统计的内容,只好回头去看大学时候概率论的教材,发现早不知道借给谁了,于是上网买了本,花了几天时间大致回顾了一遍概率论的知识,什么贝叶斯全概率公式,正态分布,二项分布之类的。

后来晚上没事儿的时候,去水木的AI版转了转,了解到了Machine Learning 的圣经PRML,考虑到反正也是要长期学习了,搞了电子版,同时上淘宝买了个打印胶装的版本。春节里每天晚上看一点儿,扫了一下前两章,再次回顾了一下基本数学知识,然后了解了下贝叶斯学派那种采用共轭先验来建模的方式。于是再次尝试回头去看Blei的那篇论文,发现还是看不太懂,于是又放下了。然后某天Tony让我准备准备给复旦的同学们share一下我们项目中LDA的使用,为了不露怯,又去翻论文,正好看到Science上这篇Topic Models Vs. Unstructured Data 的科普性质的文章,翻了一遍之后,再去PRML里看了一遍Graphic Models那一张,觉得对于LDA想解决的问题和方法了解了更清楚了。之后从search engine里搜到这篇文章,然后根据推荐读了一部分的Gibbs Sampling for the Uninitiated。之后忘了怎么又搜到了Mark Steyvers和Tom Griffiths合著的Probabilistic Topic Models,在某个周末往返北京的飞机上读完了,觉得基本上模型训练过程也明白了。再之后就是读了一下这个最简版的LDA Gibbs Sampling的实现,再回过头读了一下PLDA的源码,基本上算是对LDA有了个相对清楚的了解。

这样前前后后,也过去了三个月,其实不少时间都是浪费掉的,比如Blei的 论文在没有任何相关知识的情况下一开始读了好几次,都没读完而且得到到 信息也很有限,如果重新总结一下,我觉得对于我们这些门外汉程序员来 说,想了解LDA大概需要这些知识:

• 有基本的概率论的知识,这个拿个大学的课本大概翻一下就好了 PRML的前两章和Graphic Model那部分需要浏览一下 了解一下所谓的

• 对照着Probabilistic Topic Models直接看LdaGibbsSampling.java的源码

基本上这样一圈下来,基本概念和算法实现都应该搞定了,当然,数学证明 其实没那么容易就搞定,但是对于工程师来说,先把这些搞定就能干活了,这个步骤并不适合各位读博士发论文的同学们,但是这样先看看也比较容易 对于这些数学问题的兴趣,不然,成天对这符号和数学公式,没有整块业余时间的我是觉得还是容易退缩放弃的。

发现作为工程师来说,还是看代码比较有感觉,看实际应用的实例比较有感觉,看来不能把大部分时间花在PRML上,还是要多对照着代码看。