立即休

CSDN新首页上线啦,邀请你来立即体验! (http://blog.csdn.net/) **CSDN** 博客 (//blog.c/s/dn/wwet/Solecf=text@fleed=)toolba学院 (//edu.csdn.net?ref=toolbar) 下载 (//download.csdn.net?ref=toolbar) GitChat (//gitbook.cn/?ref=csdn) 更多▼ ß weixin_3506... • (//my.csdn.net?ref=toolbar) 2 (//write(b)kgitbosskncnénteno/stjeckitat/activity? ref=toollbar)source=csdnblog 风之清扬 (http://blog.csdn... NLP(一)word2Vec实验 ... 原创 2016年07月23日 16:19:29 (http://blog.csdn.net/a18852867035) 标签: python (http://so.csdn.net/so/search/s.do?q=python&t=bloq) / 未开通 粉丝 nlp (http://so.csdn.net/so/search/s.do?q=nlp&t=blog) / (https://gite 17 utm_sourc 维基百科 (http://so.csdn.net/so/search/s.do?q=维基百科&t=blog) / 他的最新文章 wordvec (http://so.csdn.net/so/search/s.do?q=wordvec&t=bloq) / 更多文章 (http://blog.csdn.net/a18852867035) 词向量实验 (http://so.csdn.net/so/search/s.do?q=词向量实验&t=blog) tensorflow聊天机器人后续 (http://blog.c sdn.net/a18852867035/article/details/7 **1445** 8648142) tensorflow练习12:利用图片预测年龄 最近试了一下Word2Vec,以及对应的python版本 gensim word2vec ,就有心在一个更大规模的语料上测试一 与性别 (http://blog.csdn.net/a18852867 下,自然而然维基百科的语料与SogouCA中文语料库就进入了视线。以下将重点讲解如何实现过程。 035/article/details/78605424) 1.语料库的获取 tensorflow练习11:语音识别程序 (htt 这里主要包括了三个语料库,一个英文,两个中文语料库。 p://blog.csdn.net/a18852867035/articl (1)英文语料库 e/details/78565293) 维基百科英文语料库 (https://dumps.wikimedia.org/enwiki/latest/enwiki-latest-pages-articles.xml.bz2) 9、10两月生活点滴--找工作的历程 (htt 下载的是xml压缩后的最新数据,大概11G左右,是个不错的语料库呦! p://blog.csdn.net/a18852867035/articl (2)中文语料库 e/details/78401398) 维基百科中文语料库 (https://dumps.wikimedia.org/zhwiki/latest/zhwiki-latest-pages-articles.xml.bz2) tensorflow练习10:判断男声女声 (htt 中文维基百科的数据比较小,整个xml的压缩文件大约才1G,相对英文数据小了很多。 p://blog.csdn.net/a18852867035/articl SogouCA全网新闻数据 (http://www.sogou.com/labs/resource/ca.php) e/details/77842584) 压缩1.2G左右。 相关推荐 2.英文实验 初识nlp word2vec实战1 英语文本分析 (ht tp://blog.csdn.net/qq 29031319/article/de 处理包括两个阶段,首先将xml的wiki数据转换为text格式,通过下面这个脚本(process_wiki.py)实现: tails/65937328) word2vec 之 Deep Learning in NLP 1 #!/usr/bin/env python (一)词向量和语言模型(http://blog.csd n.net/jinruoyanxu/article/details/5091559 2 # -*- coding: utf-8 -*-4 import logging ß NLP with deep learning(-) word2vec 5 import os.path ——词向量和语言模型 (http://blog.csdn.n et/hongbudao/article/details/76870414) 6 import sys Word2Vec之Deep Learning in NLP 8 from gensim.corpora import WikiCorpus (一)词向量和语言模型(http://blog.csd

 \odot

```
9
10 if __name__ == '__main__':
11
       program = os.path.basename(sys.argv[0])
12
       logger = logging.getLogger(program)
13
       logging.basicConfig(format='%(asctime)s: %(levelname)s: %(message)s')
14
       logging.root.setLevel(level=logging.INFO)
15
       logger.info("running %s" % ' '.join(sys.argv))
16
17
18
       # check and process input arguments
19
       if len(sys.argv) < 3:
         print globals()['__doc__'] % locals()
20
21
         sys.exit(1)
22
       inp, outp = sys.argv[1:3]
       space = " "
23
24
       i = 0
25
26
       output = open(outp, 'w')
27
       wiki = WikiCorpus(inp, lemmatize=False, dictionary={})
28
       for text in wiki.get_texts():
29
         output.write(space.join(text) + "\n")
30
         i = i + 1
31
         if (i % 10000 == 0):
32
            logger.info("Saved " + str(i) + " articles")
33
34
35
       logger.info("Finished Saved " + str(i) + " articles")
```

在控制台执行命令:

python process_wiki.py enwiki-latest-pages-articles.xml.bz2 wiki.en.text 执行过程比较慢,大概要好几个小时。

训练阶段:

有以下脚本:

train_word2vec_model.py

```
1 #!/usr/bin/env python
2 # -*- coding: utf-8 -*-
4 import logging
5 import os.path
6 import sys
    import multiprocessing
9 from gensim.corpora import WikiCorpus
10 from gensim.models import Word2Vec
11 from gensim.models.word2vec import LineSentence
12
13 if __name__ == '__main__':
14
      program = os.path.basename(sys.argv[0])
15
      logger = logging.getLogger(program)
```

n.net/cuilijuan02/article/details/48004709)



在线课程

thon 宇宙工程機 (http://www.baidu.com/cb.php?c=IqF_pyfqnHmknjmsnjD0IZ0qnfK9ujYzP1mznWR10Aw-

別的配金越正程順5HR1rifkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWndui-b0AwY5HDdnHn1rHDsPWD0laF 5v9YIZ0lOza-

(http://www.baidu.com/cb bzR8mLPbuB48uglE1AqspynETZ-作品0? 韦玮

<u>₹₽</u>ġ<u>β₽ŋĠĸŢijŶĬĠŶŶŔŢijŶĬĠŶĴŢ</u>Zcqn0KdpyfqnHRLPjnvnfKEpyfqnHc4rj6kP0KWpyfqP1cvrHnz0AqLUWYs0ZK45HcsP6KWThnqPW0zn0)

 $(http://www.baidu.com/cb.php?c=lgF_pyfqnHmknjmsnjc0lZ0qnfK9ujYzP1mznWR10Aw-5Hc4n1RLPWT0TAq15HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWNhnWnduj-nWndr12HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-nWndr12HR1rjfkn100T1Y$

7. THINGUE WAS AS ME TO THE TOTAL OF THE T

SPANETZ-

RANGKNAK baidu.com/cb.php?c=lgF_pyfqnHmknjmsnjn0lZ0qnfK9ujYzP1mznWR10Aw-5Hc4n1RLPWT0TAq15HR1rjfkn100T1YkrAfvm1P-

CONTROL OF THE STATE OF THE STA

b¥lggF0kpyftyMma0lZtfyrGs.rji)rk SANYA KILINE BOND OF THE BOND

№9/№Y0APGujYLnWm4n

nWNhnWnduj-起因於159日的州制作可含简单的聊天机器

Withth://bl/99/42010124/a18852867035/ar

tizle/slota#6/58486039)Aq

SDYSTEEN/NBn6KzujYk0AF

V5H00TZcqn0KdpyfqnH

ALLEGIOWS 区域水面装布路 orflow (http://blo

P.O.S.Wipyen/8.16052860/4035/article/details/

538835845HcsP6KWT

hnq@iDdrjf)

一些文本语料库 (http://blog.csdn.net/a18 852867035/article/details/52014896)

django实战 (二)一个较完整的博客系统 (http://blog.csdn.net/a18852867035/articl

e/details/66475879)













```
16
17
      logging.basicConfig(format='%(asctime)s: %(levelname)s: %(message)s')
18
       logging.root.setLevel(level=logging.INFO)
      logger.info("running %s" % ' '.join(sys.argv))
19
20
      # check and process input arguments
21
22
      if len(sys.argv) < 4:
23
        print globals()['_doc_'] % locals()
24
        sys.exit(1)
25
      inp, outp1, outp2 = sys.argv[1:4]
26
27
      model = Word2Vec(LineSentence(inp), size=400, window=5, min_count=5,
           workers=multiprocessing.cpu_count())
28
29
      # trim unneeded model memory = use(much) less RAM
30
      #model.init_sims(replace=True)
31
32
      model.save(outp1)
       model.save_word2vec_format(outp2, binary=False)
33
```

执行命令:执行 "python train_word2vec_model.py wiki.en.text wiki.en.text.model wiki.en.text.vector",大概得好几十个小时,因计算机性能而异。我们得到了一个gensim中默认格式的word2vec model和一个原始c版本word2vec的vector格式的模型: wiki.en.text.vector以下,调试结果:

ß

 \odot

ૡૢ

Ⅲ 2598

ß

 \Box

 \odot

1 In [2]: import gensim 2 3 In [3]: model = gensim.models.Word2Vec.load_word2vec_format("wiki.en.text.vector", binary=False) 4 5 In [4]: model.most_similar("queen") 6 Out[4]: 7 [(u'princess', 0.5760838389396667), 8 (u'hyoui', 0.5671186447143555), 9 (u'janggyung', 0.5598698854446411), 10 (u'king', 0.5556215047836304), 11 (u'dollallolla', 0.5540223121643066), (u'loranella', 0.5522741079330444), 13 (u'ramphaiphanni', 0.5310937166213989), 14 (u'jeheon', 0.5298476219177246), 15 (u'soheon', 0.5243583917617798), (u'coronation', 0.5217245221138)] 17 18 In [5]: model.most_similar("man") 19 Out[5]: 20 [(u'woman', 0.7120707035064697), 21 (u'girl', 0.58659827709198), 22 (u'handsome', 0.5637181997299194), 23 (u'boy', 0.5425317287445068), 24 (u'villager', 0.5084836483001709), 25 (u'mustachioed', 0.49287813901901245), 26 (u'mcgucket', 0.48355430364608765), 27 (u'spider', 0.4804879426956177), (u'policeman', 0.4780033826828003), 29 (u'stranger', 0.4750771224498749)] 30 31 In [6]: model.most_similar("woman") 32 Out[6]: 33 [(u'man', 0.7120705842971802), 34 (u'girl', 0.6736541986465454), (u'prostitute', 0.5765659809112549), 36 (u'divorcee', 0.5429972410202026), (u'person', 0.5276163816452026), (u'schoolgirl', 0.5102938413619995), 38 (u'housewife', 0.48748138546943665), (u'lover', 0.4858251214027405), (u'handsome', 0.4773051142692566), (u'boy', 0.47445783019065857)] 42 44 In [8]: model.similarity("woman", "man") 45 Out[8]: 0.71207063453821218 46

47 In [10]: model.doesnt match("breakfast cereal dinner lunch".split())

.. _ 48 Out[10]: 'cereal' ď 49 50 In [11]: model.similarity("woman", "girl") 51 Out[11]: 0.67365416785207421 52 53 In [13]: model.most_similar("frog") \odot 54 Out[13]: 55 [(u'toad', 0.6868536472320557), 56 (u'barycragus', 0.6607867479324341). 57 (u'grylio', 0.626731276512146), 58 (u'heckscheri', 0.6208407878875732), 59 (u'clamitans', 0.6150864362716675), 60 (u'coplandi', 0.612680196762085), 61 (u'pseudacris', 0.6108512878417969), 62 (u'litoria', 0.6084023714065552), 63 (u'raniformis', 0.6044802665710449), 64 (u'watjulumensis', 0.6043726205825806)]

3.中文数据

执行相同命令解压: python process_wiki.py enwiki-latest-pages-articles.xml.bz2 wiki.en.text

然后最痛苦的事情来了,如何进行繁简转换?(因为除了加杂一些英文词汇外,还有很多繁体字混迹其中)

在网上下载开源项目opencc(opencc-0.4.3.tar.gz即可,太高版本的无法运行。),解压,进入到目录下,进入dos界面。执行命令:

opencc -i wiki.zh.text -o wiki.zh.text.jian -c zht2zhs.ini

(注:不清楚的话,可以在评论区发言,也可通过邮箱:m18852867035@163.com询问)

然后进行分词处理,先下载MeCab(日文分词系统),然后下载mecab-chinesedic-binary,放在MeCab bin目录下,cmd运行命令:mecab-d mecab-chinesedic-binary wakati wiki.zh.text.jian -o wiki.zh.text.jian.seg -b 10000000

详细详细可参考《用MeCab打造一套实用的中文分词系统》

(http://www.52nlp.cn/%E7%94%A8mecab%E6%89%93%E9%80%A0%E4%B8%80%E5%A5%97%E5%AE%9E%E7%94%A8%E7%9A%84%E4%B8%AD%E6%96%87%E5%88%86%E8%AF%8D%E7%B3%BB%E7%BB%9F),也可在评论区和邮箱处询问。

接下来是utf-8转码,个人感觉在windows下作用不大,但也可试试,反正我是偏向于不用转。

iconv -c -t UTF-8 < wiki.zh.text.jian.seg > wiki.zh.text.jian.seg.utf-8 (你还得下载 iconv包,还不如不转)

接下来到了训练阶段:

执行命令:

python train_word2vec_model.py wiki.zh.text.jian.seg (.utf-8) wiki.zh.text.model wiki.zh.text.vector

大概两小时左右。

测试命令同英文

ß

如: `In [1]: import gensim

In [2]: model = gensim.models.Word2Vec.load("wiki.zh.text.model")

ペ In [3]: model.most_similar(u"足球")

Out[3]:

[(u'\u8054\u8d5b', 0.6553816199302673),

ß

 \Box

 $\overline{\odot}$

ಹ

```
(u'\u7532\u7ea7', 0.6530429720878601),
(u'\u7bee\u7403', 0.5967546701431274),
(u'\u4ff1\u4e50\u90e8', 0.5872289538383484),
(u'\u4e59\u7ea7', 0.5840631723403931),
(u'\u8db3\u7403\u961f', 0.5560152530670166),
(u'\u4e9a\u8db3\u8054', 0.5308005809783936),
(u'allsvenskan', 0.5249762535095215),
(u'\u4ee3\u8868\u961f', 0.5214947462081909),
(u'\u7532\u7ec4', 0.5177896022796631)]
In [4]: result = model.most_similar(u"足球")
In [5]: for e in result:
print e[0], e[1]
....:
联赛 0.65538161993
甲级 0.653042972088
篮球 0.596754670143
俱乐部 0.587228953838
乙级 0.58406317234
足球队 0.556015253067
亚足联 0.530800580978
allsvenskan 0.52497625351
代表队 0.521494746208
甲组 0.51778960228
In [6]: result = model.most_similar(u"男人")
In [7]: for e in result:
print e[0], e[1]
....:
女人 0.77537125349
家伙 0.617369174957
妈妈 0.567102909088
漂亮 0.560832381248
잘했어 0.540875017643
谎言 0.538448691368
爸爸 0.53660941124
傻瓜 0.535608053207
예쁘다 0.535151124001
mc刘 0.529670000076
In [8]: result = model.most_similar(u"女人")
In [9]: for e in result:
```

```
print e[0], e[1]
                     男人 0.77537125349
                     我的某 0.589010596275
                     妈妈 0.576344847679
                     잘했어 0.562340974808
                     美丽 0.555426716805
                     爸爸 0.543958246708
                     新娘 0.543640494347
                     谎言 0.540272831917
                     妞儿 0.531066179276
                     老婆 0.528521537781
                     In [10]: result = model.most_similar(u"青蛙")
ß
                     In [11]: for e in result:
                     print e[0], e[1]
                     ....:
\Box
                     老鼠 0.559612870216
                     乌龟 0.489831030369
\overline{\odot}
                     蜥蜴 0.478990525007
ಹ
                     猫 0.46728849411
                     鳄鱼 0.461885392666
                     蟾蜍 0.448014199734
                     猴子 0.436584025621
                     白雪公主 0.434905380011
                     蚯蚓 0.433413207531
                     螃蟹 0.4314712286
                     In [12]: result = model.most_similar(u"姨夫")
                     In [13]: for e in result:
                     print e[0], e[1]
                     堂伯 0.583935439587
                     祖父 0.574735701084
                     妃所生 0.569327116013
                     内弟 0.562012672424
                     早卒 0.558042645454
                     曕 0.553856015205
                     胤祯 0.553288519382
                     陈潜 0.550716996193
                     愔之 0.550510883331
                     叔父 0.550032019615
```

```
In [14]: result = model.most_similar(u"衣服")
                     In [15]: for e in result:
                     print e[0], e[1]
                     鞋子 0.686688780785
ß
                     穿着 0.672499775887
                     衣物 0.67173999548
                     大衣 0.667605519295
\Box
                     裤子 0.662670075893
                     内裤 0.662210345268
\odot
                     裙子 0.659705817699
ಹ
                     西装 0.648508131504
                     洋装 0.647238850594
                     围裙 0.642895817757
                     In [16]: result = model.most_similar(u"公安局")
                     In [17]: for e in result:
                     print e[0], e[1]
                     司法局 0.730189085007
                     公安厅 0.634275555611
                     公安 0.612798035145
                     房管局 0.597343325615
                     商业局 0.597183346748
                     军管会 0.59476184845
                     体育局 0.59283208847
                     财政局 0.588721752167
                     戒毒所 0.575558543205
                     新闻办 0.573395550251
                     In [18]: result = model.most_similar(u"铁道部")
                     In [19]: for e in result:
                     print e[0], e[1]
                     盛光祖 0.565509021282
                     交通部 0.548688530922
                     批复 0.546967327595
ß
                     刘志军 0.541010737419
2
                     立项 0.517836689949
                     报送 0.510296344757
\Box
                     计委 0.508456230164
```

	-k 1107 o 50252102221
₽	水利部 0.503531932831
	国务院 0.503227233887
ૡ૾	经贸委 0.50156635046
	In [20]: result = model.most_similar(u"清华大学")
	In [21]: for e in result:
	print e[0], e[1]
	:
	北京大学 0.763922810555
	化学系 0.724210739136
	物理系 0.694550514221
	数学系 0.684280991554
	中山大学 0.677202701569
	复旦 0.657914161682
	师范大学 0.656435549259
	哲学系 0.654701948166
	生物系 0.654403865337
	中文系 0.653147578239
	In [22]: result = model.most_similar(u"卫视")
	In [23]: for e in result:
	print e[0], e[1]
	:
	湖南 0.676812887192
	中文台 0.626506924629
	収蔵 0.621356606483
	黄金档 0.582251906395
	cctv 0.536769032478
	安徽 0.536752820015
மி	非同凡响 0.534517168999
2	唱响 0.533438682556
_	
	最强音 0.532605051994
	金鷹 0.531676828861
⊕	
	In [24]: result = model.most_similar(u"习近平")
مۇ	
	In [25]: for e in result:
	print e[0], e[1]
	:
	胡锦涛 0.809472680092
	江泽民 0.754633367062
	李克强 0.739740967751
	贾庆林 0.737033963203

ß

 \Box

 \odot

```
曾庆红 0.732847094536
吴邦国 0.726941585541
总书记 0.719057679176
李瑞环 0.716384887695
温家宝 0.711952567101
王岐山 0.703570842743
In [26]: result = model.most_similar(u"林丹")
In [27]: for e in result:
print e[0], e[1]
....:
黄综翰 0.538035452366
蒋燕皎 0.52646958828
刘鑫 0.522252976894
韩晶娜 0.516120731831
王晓理 0.512289524078
王适 0.508560419083
杨影 0.508159279823
陈跃 0.507353425026
龚智超 0.503159761429
李敬元 0.50262516737
In [28]: result = model.most_similar(u"语言学")
In [29]: for e in result:
print e[0], e[1]
....:
社会学 0.632598280907
人类学 0.623406708241
历史学 0.618442356586
比较文学 0.604823827744
心理学 0.600066184998
人文科学 0.577783346176
社会心理学 0.575571238995
政治学 0.574541330338
地理学 0.573896467686
哲学 0.573873817921
In [30]: result = model.most_similar(u"计算机")
In [31]: for e in result:
print e[0], e[1]
....:
自动化 0.674171924591
```

自动化系 0.611132860184 材料科学 0.607891201973 集成电路 0.600370049477 技术 0.597518980503 电子学 0.591316461563 建模 0.577238917351 工程学 0.572855889797 微电子 0.570086717606 In [32]: model.similarity(u"计算机", u"自动化") ß Out[32]: 0.67417196002404789 In [33]: model.similarity(u"女人", u"男人") Out[33]: 0.77537125129824813 \odot In [34]: model.doesnt_match(u"早餐晚餐午餐中心".split()) Out[34]: u'\u4e2d\u5fc3' In [35]: print model.doesnt_match(u"早餐 晚餐 午餐 中心".split()) 中心` SogouCA数据的测试: 解压后:合并各个.txt: copy *.txt SogouCA.txt 接下来,比较蛋疼,在Linux下运行了一行命令(windows不知道如何弄。) cat SogouCA.txt | iconv -f gbk -t utf-8 -c | grep "" > corpus.txt 可参考利用中文数据跑Google开源项目word2vec (http://www.cnblogs.com/hebin/p/3507609.html) 接下来,繁简转换,分词等操作同上。 测试也同上,只是换了模型而已。 本人刚接触这一领域,有什么不足的地方欢迎各位指正! 版权声明:本文为博主原创文章,未经博主允许不得转载。

发表你的评论

应用 0.614087462425

(hap://my.csch.thev.weixin_35068028) 09:51

1

(/han) **栽協**(ii) 问下在第二个使用中文维基百科的地方,wiki.zh.text和下面生成的wiki.zh.text.jian里面的内容看的话是真正的汉字还是像\xe2\x3e\这样的字符呢,我的为什么是这样的呢,这直接导致了我下面用jieba分词失败,求指导!还有在process_wiki.py的第29行,必须给将text转化成字符串,像这样str(text)程序才能够运行,不然总是报格式错误

欸,错误如下: TypeError: write() argument must be str, not bytes 回复 ß 2 相关文章推荐 初识nlp word2vec实战1 英语文本分析 (http://blog.csdn.net/qq_29031319/article/details/65... \odot Bag of Words Meets Bags of Popcorn https://www.kaggle.com/c/word2vec-nlp-tutorial/data版本 1 未用word2... qq_29031319 (http://blog.csdn.net/qq_29031319) 2017年03月25日 15:57 単445 word2vec 之 Deep Learning in NLP (一) 词向量和语言模型 (http://blog.csdn.net/jinruoya... Post navigation ← PreviousNext → Deep Learning in NLP (一) 词向量和语言模型 Posted on 2013 年 7 月 29 日... 霸气!重磅改革!吴恩达说:女儿识字后就教她学Python! Python的火爆最近越来越挡不住了,连身边多年工作经验的朋友都开始学Python了!他是这么说的.... (http://www.baidu.com/cb.php?c=lgF_pyfqnHmknjnvPjc0IZ0qnfK9ujYzP1ndPWb10Aw-5Hc3rHnYnHb0TAq15HfLPWRznjb0T1dBuhfkmWTYuARkuAFhrH640AwY5HDdnHn1rHDsPWD0IgF 5y9YIZ0IQzquZR8mLPbUB48ugfElAgspynETZ-YpAg8nWgdlAdxTvgdThP-5yF UvTkn0KzujYk0AFV5H00TZcqn0KdpyfqnHRLPjnvnfKEpyfqnHc4rj6kP0KWpyfqP1cvrHnz0AqLUWYs0ZK45HcsP6KWThnqn1RdrHR) NLP with deep learning(一) word2vec——词向量和语言模型 (http://blog.csdn.net/hongbud... 最近在学习斯坦福大学的natural language processing with deep learning课程,将其称之为deep nlp吧,课程链接:点击打开 链接,网上公开视频课程:点击打开... hongbudao (http://blog.csdn.net/hongbudao) 2017年08月08日 09:27
 □314 Word2Vec之Deep Learning in NLP (一) 词向量和语言模型 (http://blog.csdn.net/cuilijuan... 转自licstar,真心觉得不错,可惜自己有些东西没有看懂 这篇博客是我看了半年的论文后,自己对 Deep Learning 在 NLP 领 域中应用的理解和总结,在此分享。其中必然有局限性,欢迎... Cuilijuan02 (http://blog.csdn.net/cuilijuan02) 2015年08月26日 15:56 Q838 ß Word2Vec (Part 2): NLP With Deep Learning with Tensorflow (CBOW) (http://blog.csdn.n... Tensorflow上其实本来已经有word2vec的代码了,但是我第一次看的时候也是看得云里雾里,还是看得不太明白。并且官方 文档中只有word2vec的skip-gram实现,所以google了一下... (inxuheng (http://blog.csdn.net/linxuheng) 2017年04月14日 12:01 2535 \odot 程序员跨越式成长指南

完成第一次跨越 你会成为且有一技之长的开发者 日薪可能翻上几番 完成第二次跨越 你将成为



70MAA - WESTER BY MANAS TO THE MEDIT OF FLOOR FL

拥有局部优势或行业优势的专业人士,获得个人内在价值的有效提升和外在收入的大幅跃迁.....

(http://www.baidu.com/cb.php?c=lgF pyfqnHmknjfzrjD0IZ0qnfK9ujYzP1f4PjnY0Aw-

 $5 Hc4nj6vPjm0TAq15 Hf4rjn1n1b0T1Y4uAPhn164P1nsuH04PyR10AwY5 HDdnHn1rHDsPWD0lgF_5y9YlZ0lQzqMpgwBUvqoQhP8QvlGlAPCmgfEmvq_lyd8Q1R4uWc4uHf3uAckPHRkPWN9PhcsmW9huWqdlAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAqxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqdAdxTvqdThP-1000Phc5mW9huWqd$ 5HDknWFBmhkEusKzuiYk0AFV5H00TZcan0KdpvfanHRLPinvnfKEpvfanHnsni0YnsKWpvfaP1cvrHnz0AaLUWYs0ZK45HcsP6KWThnanWT1Pif)

中文维基百科上的word2vec实验, python及java版本 (http://blog.csdn.net/Yan456jie/article...

原文地址 http://www.cnblogs.com/helloever/p/5280891.html 最近一直把以前放下的NLP收拾起来,刚准备做关系抽取,然后 把词变成向量的时候看到了Wor...

Yan456jie (http://blog.csdn.net/Yan456jie) 2016年08月03日 11:57 即512

英文维基百科语料上的word2vec实验 (http://blog.csdn.net/baozi__/article/details/78295532)

环境准备python先安装python, 2.7和3的版本都可以。pip用pip来下载python各种库非常方便,在命令行输入入pip,如果不出 错说明已经存在。如果没有的话,先下载pip安装文件,在该....

paozi__ (http://blog.csdn.net/baozi__) 2017年10月20日 15:01 🕮58

中文维基百科语料上的Word2Vec实验 (http://blog.csdn.net/yangyangrenren/article/details/...

此文主要参考52nlp-中英文维基百科语料上的Word2Vec实验,按照上面的步骤来做的,略有改动,因此不完全是转载的。这 里,为了方便大家可以更快地运行gensim中的word2vec模型,我提供了w...

中英文维基百科语料上的Word2Vec实验 (http://blog.csdn.net/jinruoyanxu/article/details/50...

最近试了一下Word2Vec, GloVe 以及对应的python版本 gensim word2vec 和 python-glove,就有心在一个更大规模的语料上 测试一下,自然而然维基百科的语料进...

(jinruoyanxu (http://blog.csdn.net/jinruoyanxu) 2016年03月22日 18:25 2755

中英文维基百科语料上的Word2Vec实验 (http://blog.csdn.net/helihongzhizhuo/article/detai...

出处"我爱自然语言处理":www.52nlp.cn 原文链接地址:http://www.52nlp.cn/中英文维基百科语料上的word2vec实验 最近试 了一下Wor...

続 helihongzhizhuo (http://blog.csdn.net/helihongzhizhuo) 2015年07月23日 15:28 □1188

wiki_word2vec_python实验 (http://blog.csdn.net/zhangyu132/article/details/51912608)

1.linux安装python版本 gensim word2vec:依赖库:Numpy和SciPy:首先进行安装以上两个库: ubuntu: sudo apt-get inst

中英文维基百科语料上的Word2Vec实验 (http://blog.csdn.net/chivalrousli/article/details/50...

最近试了一下Word2Vec, GloVe 以及对应的python版本 gensim word2vec 和 python-glove,就有心在一个更大规模的语料上 测试一下,自然而然维基百科的语料进入...

🁺 chivalrousli (http://blog.csdn.net/chivalrousli) 2016年01月06日 17:36 🕮1710

用gensim对中文维基百科语料上的word2Vec相似度计算实验 (http://blog.csdn.net/u0138176...

Word2vec 是Google 在 2013 年年中开源的一款将词表征为实数值向量的高效工具, 其利用深度学习的思想, 可以通过训练, 把对文本内容的处理简化为 K 维向量空间中的向量运算, 而向量空间...

(u013817676 (http://blog.csdn.net/u013817676) 2016年07月31日 15:51 1995

中英文维基百科语料上的Word2Vec实验 (http://blog.csdn.net/NORTHhan/article/details/511...

最近试了一下Word2Vec, GloVe 以及对应的python版本 gensim word2vec 和 python-glove,就有心在一个更大规模的语料上 测试一下,自然而然维基百科的语料进...

NORTHhan (http://blog.csdn.net/NORTHhan) 2016年04月11日 16:47 □1458

使用中文维基百科进行Word2Vec实验 (http://blog.csdn.net/myonelotus/article/details/7822...

1. 环境及语料1.1 环境 Homebrew Python jieba分词库 gensim库 1.2 下载维基百科语料 从这个链接下载http://download.wikip edia.com/...

nyonelotus (http://blog.csdn.net/myonelotus) 2017年10月13日 16:07 20147

中英文维基百科语料上的Word2Vec实验 (http://blog.csdn.net/QFire/article/details/78508218)

http://www.52nlp.cn/%E4%B8%AD%E8%8B%B1%E6%96%87%E7%BB%B4%E5%9F%BA%E7%99%BE%E7%A7%91%E 8%AF%AD%E6%96%9...

\delta QFire (http://blog.csdn.net/QFire) 2017年11月11日 19:41 🕮32

word2vec实验经验总结 (http://blog.csdn.net/zhaohe1995/article/details/53242748)

最近进行的项目,前期要求利用word2vec做相关的向量化处理,于是作为小白从头开始学习word2vec的基本原理,然后开始 实验练手。在这里po一些学习和实验过程中的资料、注意点和经验点。 基...

⑦ zhaohe1995 (http://blog.csdn.net/zhaohe1995) 2016年11月20日 17:59 □ 505

[Algorithm & NLP] 文本深度表示模型——word2vec&doc2vec词向量模型 (http://blog.csdn....

转自: [Algorithm & NLP] 文本深度表示模型——word2vec&doc2vec词向量模型 阅读目录 1. 词向量 2.Distributed ...



word2vec C#版本,亲测可用! (http://download.csdn.net/download/crac...

/http://download / 2017年11月22日 08:47 22KB 下载



word2Vec数学原理 (http://download.csdn.net/download/poilki110/100443...



ப

2

M

 \odot

℀