

Paralel KMeans, Hadoop

K-Means algoritmasını nasıl paralel şekilde işletiriz? Özellikle Hadoop gibi bir Esle-İndirge (Map-Reduce) ortamını düşünelim. Veri çok büyük ölçekte olabilir ve bu veriler birden fazla makineye bölünecektir. Esle-İndirge kavramında esleme safhasında “anahtar üretiriz”, ve sonra indirgeme safhasında Hadoop sistemi öyle kurmuştur ki aynı anahtarlar tek bir makineye gönderilir, ve bu nihai aşamada artık anahtar bazında indirgeme (özetleme) yapılır.

Paralel K-Means için anahtar nedir?

Anahtar, mesela küme olabilir. Yani küme 1, küme 2 gibi küme işaretleri / sayıları anahtar olarak kullanılabilirler.

Peki anahtar ile eslenecek “değer” nedir?

Öyle bir değer arıyoruz ki üst üste konulabilecek bir şey olmalı, çünkü EI sisteminin kuvveti burada, anahtarlar farklı noktalarda üretilebiliyor, sonra tek noktada üst üste konuyor, o zaman değerler öyle üretilmeli ki bu üst üste koyma, özetleme işlemi yapılabilir.

Üst üste konabilecek şey kümeye (anahtar) ait olan veri noktası olabilir. Normal K-Means’i hatırlarsak, her nokta için o noktaya en yakın kümeyi buluyordu sonra, atama işlemi bitince, her kümenin altındaki noktaların toparlayıp, onların ortalamasını alarak yeni küme merkezini hesaplıyordu. Bu ortalama işlemi üst üste konabilecek bir şey, yani farklı makinalarda küme-nokta eşlemelerini üretirsek, indirgeme aşamasında o anahtar için tüm değerleri toplayıp, nokta sayısına böleriz ve yeni küme merkezini elde ederiz.

```
from IPython.display import Image
Image(filename='kmeans-diag.png')
```

```
<IPython.core.display.Image at 0xc5db98c>
```

Şimdi Hadoop ile ilgili bazı lojistik konulara gelelim:

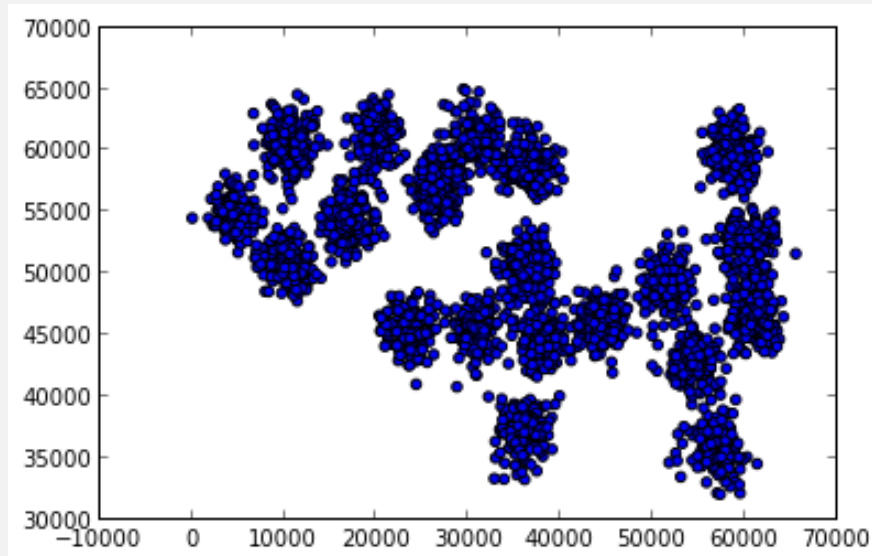
Eğer esleme seviyesinde en yakın kümeyi bulmak istiyorsak, o zaman (ilk başta rasgele bile olsa) küme merkezlerinin bilgisi tüm makinaların erişebileceği bir yerde olmalı. Biz bu veriyi HDFS üzerinde tutmaya karar verdik, dosya ismi bilinen (well-known) bir yerde olacak, /tmp/centers.csv.

K-Means tek bir esle-indirge işlemi ile bitmeyecek, bu algoritma döngü / özyineli (iterative) bir algoritma, 5,10,20 kez işlemesi gerekebilir. Her döngü sonunda yeni küme merkezleri hesaplanacak, bu merkezler eski /tmp/centers.csv yerini alacak ve işlem tekrar başlayacak.

Döngü sonundaki merkez bilgisi indirgeyicinin çıktısıdır ve bu çıktı output/part-00000 dosyası içinde. Unutmayalım, indirgeyicinin çıktısı demek, tüm indirgeyici makinalardan gelen anahtarların (özetleme ardından) birleştirilmesi sonrasında demek.

```
from pandas import *
df1 = read_csv("synthetic.txt",sep=" ")
plt.scatter(df1.ix[:,0],df1.ix[:,1])
```

```
<matplotlib.collections.PathCollection at 0xc051e8c>
```



```
!ssh localhost -l hduser /home/hduser/Downloads/hadoop*/bin/stop-all.sh
!ssh localhost -l hduser /home/hduser/Downloads/hadoop*/bin/start-all.sh
```

```
stopping jobtracker
```

```
localhost: stopping tasktracker
```

```
stopping namenode
```

```
localhost: stopping datanode
```

```
localhost: stopping secondarynamenode
```

```
starting namenode, logging to /home/hduser/Downloads/hadoop-1.0.4/libexec/../../logs/hadoop-hduser-namenode
```

```
localhost: starting datanode, logging to /home/hduser/Downloads/hadoop-1.0.4/libexec/../../logs/hadoop-hduser
```

```
localhost: starting secondarynamenode, logging to /home/hduser/Downloads/hadoop-1.0.4/libexec/../../logs/hadoop-hduser
```

```
starting jobtracker, logging to /home/hduser/Downloads/hadoop-1.0.4/libexec/../../logs/hadoop-hduser-jobtra
```

```
localhost: starting tasktracker, logging to /home/hduser/Downloads/hadoop-1.0.4/libexec/../../logs/hadoop-h
```

```
!ssh localhost -l hduser /home/hduser/Downloads/hadoop*/bin/hadoop dfs -mkdir /tmp/
```

```
!ssh localhost -l hduser /home/hduser/Downloads/hadoop*/bin/hadoop dfs -ls /
```

Found 3 items

```
drwxr-xr-x - hduser supergroup      0 2013-02-25 17:23 /app
drwxr-xr-x - hduser supergroup      0 2013-02-26 12:49 /tmp
drwxr-xr-x - hduser supergroup      0 2013-02-26 11:45 /user
```

```
!ssh localhost -l hduser /home/hduser/Downloads/hadoop*/bin/hadoop dfs -copyFromLocal
$HOME/Documents/classnotes/stat/stat_hadoop_kmeans/synthetic.txt /user/hduser
```

copyFromLocal: Target /user/hduser/synthetic.txt already exists

```
print open("mapper.py").read()
```

```
#!/usr/bin/python
import os,sys,itertools
import numpy as np
from numpy import linalg as la
os.environ['MPLCONFIGDIR']='/tmp'
import pandas as pd

centers = pd.read_csv("/tmp/centers.csv",header=None,sep=",")

def dist(vect,x):
    return np.fromiter(itertools.imap(np.linalg.norm, vect-x),dtype=np.float)

def closest(x):
    d = dist(np.array(centers)[:,:1:3],np.array(x))
    return np.argmin(d)

comb = lambda x: str(x[0])+":"+str(x[1])

df = pd.read_csv(sys.stdin,header=None,sep=" ")
df['cluster'] = df.apply(closest,axis=1)
df['coord'] = df.apply(comb,axis=1)
df.to_csv(sys.stdout, sep='\t',index=False, cols=['cluster','coord'],
          header=None)
```

```
print open("reducer.py").read()
```

```
#!/usr/bin/python
import os,sys,itertools
import numpy as np
from numpy import linalg as la
os.environ['MPLCONFIGDIR']='/tmp'
import pandas as pd
```

```
def coords(x):
    return np.array(str(x).split ":" ,dtype=np.float64)

def my_mean(x):
    return pd.Series(np.mean(x['coord_new']),index=['cluster','coord'])

df = pd.read_csv(sys.stdin,sep="\t",names=['cluster','coord'])
df['coord_new'] = df['coord'].apply(coords)
df2 = df.groupby('cluster').apply(my_mean)
df2.to_csv(sys.stdout, sep=',',header=None)
```

```
import os,sys,itertools
from numpy import linalg as la
import pandas as pd
k = 10
df = read_csv("synthetic.txt",header=None,sep=" ")
centers = df.take(np.random.permutation(len(df))[:k])
centers.to_csv("/tmp/centers.csv",header=None)
```

```
os.system("cp mapper.py /tmp/")
os.system("chmod a+r /tmp/mapper.py")
os.system("chmod a+x /tmp/mapper.py")

os.system("cp reducer.py /tmp/")
os.system("chmod a+r /tmp/reducer.py")
os.system("chmod a+x /tmp/reducer.py")

hp_cmd = "ssh localhost -l hduser /home/hduser/Downloads/hadoop*/bin/hadoop"
streaming_cmd = "/home/hduser/Downloads/hadoop*/contrib/streaming/hadoop-*streaming*.jar"

os.system("%s dfs -rm /user/hduser/centers.csv" % hp_cmd)
os.system("%s dfs -copyFromLocal /tmp/centers.csv /user/hduser" % hp_cmd)

for i in range(10):
    os.system("%s dfs -rmr /user/hduser/output" % hp_cmd)
    os.system("%s jar %s -input synthetic.txt -output output -mapper /tmp/mapper.py -"
              "reducer /tmp/reducer.py -numReduceTasks 1" % (hp_cmd,streaming_cmd))
    os.system("%s dfs -cp /user/hduser/output/part-00000 /user/hduser/centers.csv" %
              hp_cmd)
```

K-Means'i 10 kere islettikten sonra elde edilen sonuclari artik HDFS'ten yerel dizinimize alabiliriz. Nihai kume merkezleri output/part-00000 icinde. Bu merkezleri alip, ham veri uzerinde kirmizi nokta olarak gosteriyoruz.

```
os.system("ssh localhost -l hduser rm /tmp/part-00000")
os.system("ssh localhost -l hduser /home/hduser/Downloads/hadoop*/bin/hadoop dfs -"
          "copyToLocal /user/hduser/output/part-00000 /tmp/") #
```

0

```
df1 = read_csv("synthetic.txt",sep=" ")
plt.scatter(df1.ix[:,0],df1.ix[:,1])
plt.hold(True)
df2 = read_csv("/tmp/part-00000",header=None,index_col=0)
plt.plot(df2.ix[:,1],df2.ix[:,2], 'rd')
```

[<matplotlib.lines.Line2D at 0xb14cf4c>]

