

In [0]:

```
import warnings
warnings.filterwarnings("ignore")
import pandas as pd
import sqlite3
import csv
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
import numpy as np
from wordcloud import WordCloud
import re
import os
from sqlalchemy import create_engine # database connection
import datetime as dt
from nltk.corpus import stopwords
from nltk.tokenize import word_tokenize
from nltk.stem.snowball import SnowballStemmer
from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer
from sklearn.multiclass import OneVsRestClassifier
from sklearn.linear_model import SGDClassifier
from sklearn import metrics
from sklearn.metrics import f1_score,precision_score,recall_score
from sklearn import svm
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from skmultilearn.adapt import mlknn
from skmultilearn.problem_transform import ClassifierChain
from skmultilearn.problem_transform import BinaryRelevance
from skmultilearn.problem_transform import LabelPowerset
from sklearn.naive_bayes import GaussianNB
from datetime import datetime
```

Stack Overflow: Tag Prediction

1. Business Problem

1.1 Description

Description

Stack Overflow is the largest, most trusted online community for developers to learn, share their programming knowledge, and build their careers.

Stack Overflow is something which every programmer use one way or another. Each month, over 50 million developers come to Stack Overflow to learn, share their knowledge, and build their careers. It features questions and answers on a wide range of topics in computer programming. The website serves as a platform for users to ask and answer questions, and, through membership and active participation, to vote questions and answers up or down and edit questions and answers in a fashion similar to a wiki or Digg. As of April 2014 Stack Overflow has over 4,000,000 registered users, and it exceeded 10,000,000 questions in late August 2015. Based on the type of tags assigned to questions, the top eight most discussed topics on the site are: Java, JavaScript, C#, PHP, Android, jQuery, Python and HTML.

Problem Statement

Suggest the tags based on the content that was there in the question posted on Stackoverflow.

Source: <https://www.kaggle.com/c/facebook-recruiting-iii-keyword-extraction/>

1.2 Source / useful links

Data Source : <https://www.kaggle.com/c/facebook-recruiting-iii-keyword-extraction/data>

Youtube : <https://youtu.be/nNDqbUhtlRg>

Research paper : <https://www.microsoft.com/en-us/research/wp-content/uploads/2016/02/tagging-1.pdf>

Research paper : <https://dl.acm.org/citation.cfm?id=2660970&dl=ACM&coll=DL>

1.3 Real World / Business Objectives and Constraints

1. Predict as many tags as possible with high precision and recall.
2. Incorrect tags could impact customer experience on StackOverflow.
3. No strict latency constraints.

2. Machine Learning problem

2.1 Data

2.1.1 Data Overview

Refer: <https://www.kaggle.com/c/facebook-recruiting-iii-keyword-extraction/data>

All of the data is in 2 files: Train and Test.

Train.csv contains 4 columns: Id, Title, Body, Tags.

Test.csv contains the same columns but without the Tags, which you are to predict.

Size of Train.csv - 6.75GB

Size of Test.csv - 2GB

Number of rows in Train.csv = 6034195

The questions are randomized and contains a mix of verbose text sites as well as sites related to math and programming. The number of questions from each site may vary, and no filtering has been performed on the questions (such as closed questions).

Data Field Explanation

Dataset contains 6,034,195 rows. The columns in the table are:

Id - Unique identifier for each question

Title - The question's title

Body - The body of the question

Tags - The tags associated with the question in a space-separated format (all lowercase, should not contain tabs '\t' or ampersands '&')

2.1.2 Example Data point

Title: Implementing Boundary Value Analysis of Software Testing in a C++ program?

Body :

```
#include<
```

```

iostream>\n
#include<
stdlib.h>\n\n
using namespace std;\n\n
int main()\n
{\n
    int n,a[n],x,c,u[n],m[n],e[n][4];\n
    cout<<"Enter the number of variables";\n                cin>>n;\n\n
    cout<<"Enter the Lower, and Upper Limits of the variables";\n\n

    for(int y=1; y<n+1; y++)\n
    {\n
        cin>>m[y];\n
        cin>>u[y];\n
    }\n
    for(x=1; x<n+1; x++)\n
    {\n
        a[x] = (m[x] + u[x])/2;\n
    }\n
    c=(n*4)-4;\n
    for(int a1=1; a1<n+1; a1++)\n
    {\n\n
        e[a1][0] = m[a1];\n
        e[a1][1] = m[a1]+1;\n
        e[a1][2] = u[a1]-1;\n
        e[a1][3] = u[a1];\n
    }\n
    for(int i=1; i<n+1; i++)\n
    {\n
        for(int l=1; l<=i; l++)\n
        {
            if(l!=1)\n
            {
                cout<<a[l]<<"\t";
            }
        }\n
        for(int j=0; j<4; j++)\n
        {
            cout<<e[i][j];
            for(int k=0; k<n-(i+1); k++)\n
            {
                cout<<a[k]<<"\t";
            }
            cout<<"\n";
        }
    }\n
}\n\n
system("PAUSE");\n
return 0;
}

```

\n\n

The answer should come in the form of a table like
\n\n

1	50	50\n
2	50	50\n
99	50	50\n
100	50	50\n
50	1	50\n
50	2	50\n
50	aa	50\n

```

50      100
50      50
50      50
50      50
50      50

```

\n\n

```

if the no of inputs is 3 and their ranges are\n
1,100\n
1,100\n
1,100\n
(could be varied too)
\n\n

```

The output is not coming, can anyone correct the code or tell me what's wrong?

\n'

Tags : 'c++ c'

2.2 Mapping the real-world problem to a Machine Learning Problem

2.2.1 Type of Machine Learning Problem

It is a multi-label classification problem

Multi-label Classification: Multilabel classification assigns to each sample a set of target labels. This can be thought as predicting properties of a data-point that are not mutually exclusive, such as topics that are relevant for a document. A question on Stackoverflow might be about any of C, Pointers, FileIO and/or memory-management at the same time or none of these.

Credit: <http://scikit-learn.org/stable/modules/multiclass.html>

2.2.2 Performance metric

Micro-Averaged F1-Score (Mean F Score) : The F1 score can be interpreted as a weighted average of the precision and recall, where an F1 score reaches its best value at 1 and worst score at 0. The relative contribution of precision and recall to the F1 score are equal. The formula for the F1 score is:

$$F1 = 2 * (precision * recall) / (precision + recall)$$

In the multi-class and multi-label case, this is the weighted average of the F1 score of each class.

'Micro f1 score':

Calculate metrics globally by counting the total true positives, false negatives and false positives. This is a better metric when we have class imbalance.

'Macro f1 score':

Calculate metrics for each label, and find their unweighted mean. This does not take label imbalance into account.

<https://www.kaggle.com/wiki/MeanFScore>

http://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.metrics.f1_score.html

Hamming loss : The Hamming loss is the fraction of labels that are incorrectly predicted.

<https://www.kaggle.com/wiki/HammingLoss>

3. Exploratory Data Analysis

3.1 Data Loading and Cleaning

3.1.1 Using Pandas with SQLite to Load the data

In [0]:

```
#Creating db file from csv
#Learn SQL: https://www.w3schools.com/sql/default.asp
if not os.path.isfile('train.db'):
    start = datetime.now()
    disk_engine = create_engine('sqlite:///train.db')
    start = dt.datetime.now()
    chunksize = 180000
    j = 0
    index_start = 1
    for df in pd.read_csv('Train.csv', names=['Id', 'Title', 'Body', 'Tags'], chunksize=chunksize,
iterator=True, encoding='utf-8', ):
        df.index += index_start
        j+=1
        print('{} rows'.format(j*chunksize))
        df.to_sql('data', disk_engine, if_exists='append')
        index_start = df.index[-1] + 1
    print("Time taken to run this cell :", datetime.now() - start)
```

3.1.2 Counting the number of rows

In [0]:

```
if os.path.isfile('train.db'):
    start = datetime.now()
    con = sqlite3.connect('train.db')
    num_rows = pd.read_sql_query("""SELECT count(*) FROM data""", con)
    #Always remember to close the database
    print("Number of rows in the database :","\n",num_rows['count(*)'].values[0])
    con.close()
    print("Time taken to count the number of rows :", datetime.now() - start)
else:
    print("Please download the train.db file from drive or run the above cell to generate train.db file")
```

Number of rows in the database :

6034196

Time taken to count the number of rows : 0:01:15.750352

3.1.3 Checking for duplicates

In [0]:

```
#Learn SQL: https://www.w3schools.com/sql/default.asp
if os.path.isfile('train.db'):
    start = datetime.now()
    con = sqlite3.connect('train.db')
    df_no_dup = pd.read_sql_query('SELECT Title, Body, Tags, COUNT(*) as cnt_dup FROM data GROUP
BY Title, Body, Tags', con)
    con.close()
    print("Time taken to run this cell :", datetime.now() - start)
else:
    print("Please download the train.db file from drive or run the first cell to generate train.db file")
```

Time taken to run this cell : 0:04:33.560122

In [0]:

```
df_no_dup.head()
# we can observe that there are duplicates
```

Out[0]:

	Title	Body	Tags	cnt_dup
1	Implementing Boundary Value Analysis	<pre>	...	1

	of S...	Title	Body	c++ c	Tags	cnt_dup
1	Dynamic Datagrid Binding in Silverlight?	<p>I should do binding for datagrid dynamically...		c# silverlight data-binding		1
2	Dynamic Datagrid Binding in Silverlight?	<p>I should do binding for datagrid dynamically...		c# silverlight data-binding columns		1
3	java.lang.NoClassDefFoundError: javax/serv...	<p>I followed the guide in <a href="http://sta...		jsp jstl		1
4	java.sql.SQLException:[Microsoft][ODBC Dri...	<p>I use the following code</p>\n\n<pre><code>...		java jdbc		2

In [0]:

```
print("number of duplicate questions :", num_rows['count(*)'].values[0]- df_no_dup.shape[0], "(",(1 - ((df_no_dup.shape[0]) / (num_rows['count(*)'].values[0])))*100,"% )")
```

number of duplicate questions : 1827881 (30.2920389063 %)

In [0]:

```
# number of times each question appeared in our database
df_no_dup.cnt_dup.value_counts()
```

Out[0]:

```
1    2656284
2    1272336
3    277575
4     90
5     25
6      5
Name: cnt_dup, dtype: int64
```

In [0]:

```
start = datetime.now()
df_no_dup["tag_count"] = df_no_dup["Tags"].apply(lambda text: len(text.split(" ")))
# adding a new feature number of tags per question
print("Time taken to run this cell :", datetime.now() - start)
df_no_dup.head()
```

Time taken to run this cell : 0:00:03.169523

Out[0]:

	Title	Body	Tags	cnt_dup	tag_count
0	Implementing Boundary Value Analysis of S...	<pre><code>#include<iostream>;\n#include<string>;\nusing namespace std;	c++ c	1	2
1	Dynamic Datagrid Binding in Silverlight?	<p>I should do binding for datagrid dynamically...	c# silverlight data-binding	1	3
2	Dynamic Datagrid Binding in Silverlight?	<p>I should do binding for datagrid dynamically...	c# silverlight data-binding columns	1	4
3	java.lang.NoClassDefFoundError: javax/serv...	<p>I followed the guide in <a href="http://sta...	jsp jstl	1	2
4	java.sql.SQLException:[Microsoft][ODBC Dri...	<p>I use the following code</p>\n\n<pre><code>...	java jdbc	2	2

In [0]:

```
# distribution of number of tags per question
df_no_dup.tag_count.value_counts()
```

```
Out[0]:
```

```
3    1206157
2    1111706
4    814996
1    568298
5    505158
Name: tag_count, dtype: int64
```

```
In [0]:
```

```
#Creating a new database with no duplicates
if not os.path.isfile('train_no_dup.db'):
    disk_dup = create_engine("sqlite:///train_no_dup.db")
    no_dup = pd.DataFrame(df_no_dup, columns=['Title', 'Body', 'Tags'])
    no_dup.to_sql('no_dup_train', disk_dup)
```

```
In [0]:
```

```
#This method seems more appropriate to work with this much data.
#creating the connection with database file.
if os.path.isfile('train_no_dup.db'):
    start = datetime.now()
    con = sqlite3.connect('train_no_dup.db')
    tag_data = pd.read_sql_query("""SELECT Tags FROM no_dup_train""", con)
    #Always remember to close the database
    con.close()

    # Let's now drop unwanted column.
    tag_data.drop(tag_data.index[0], inplace=True)
    #Printing first 5 columns from our data frame
    tag_data.head()
    print("Time taken to run this cell :", datetime.now() - start)
else:
    print("Please download the train.db file from drive or run the above cells to generate train.db file")
```

```
Time taken to run this cell : 0:00:52.992676
```

3.2 Analysis of Tags

3.2.1 Total number of unique tags

```
In [0]:
```

```
# Importing & Initializing the "CountVectorizer" object, which
# is scikit-learn's bag of words tool.

#by default 'split()' will tokenize each tag using space.
vectorizer = CountVectorizer(tokenizer = lambda x: x.split())
# fit_transform() does two functions: First, it fits the model
# and learns the vocabulary; second, it transforms our training data
# into feature vectors. The input to fit_transform should be a list of strings.
tag_dtm = vectorizer.fit_transform(tag_data['Tags'])
```

```
In [0]:
```

```
print("Number of data points :", tag_dtm.shape[0])
print("Number of unique tags :", tag_dtm.shape[1])
```

```
Number of data points : 4206314
Number of unique tags : 42048
```

```
In [0]:
```

```
#'get_feature_name()' gives us the vocabulary.
tags = vectorizer.get_feature_names()
#Lets look at the tags we have.
print("Some of the tags we have ::", tags[0:10])
```

```
print('Some of the tags we have . , tags[10:100])
```

```
Some of the tags we have : ['.a', '.app', '.asp.net-mvc', '.aspxauth', '.bash-profile', '.class-file', '.cs-file', '.doc', '.drv', '.ds-store']
```

3.2.3 Number of times a tag appeared

```
In [0]:
```

```
# https://stackoverflow.com/questions/15115765/how-to-access-sparse-matrix-elements
# Lets now store the document term matrix in a dictionary.
freqs = tag_dtm.sum(axis=0).A1
result = dict(zip(tags, freqs))
```

```
In [0]:
```

```
#Saving this dictionary to csv files.
if not os.path.isfile('tag_counts_dict_dtm.csv'):
    with open('tag_counts_dict_dtm.csv', 'w') as csv_file:
        writer = csv.writer(csv_file)
        for key, value in result.items():
            writer.writerow([key, value])
tag_df = pd.read_csv("tag_counts_dict_dtm.csv", names=['Tags', 'Counts'])
tag_df.head()
```

```
Out[0]:
```

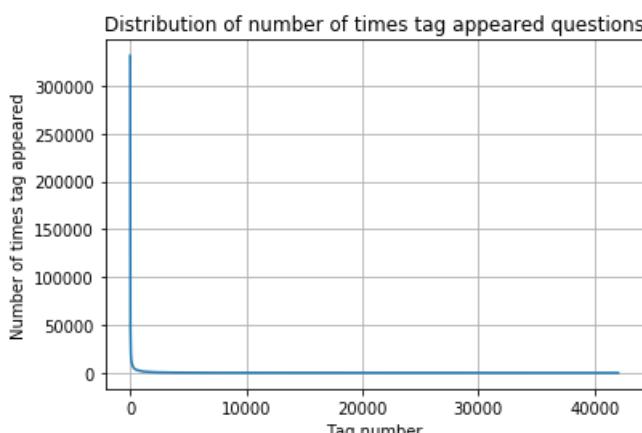
	Tags	Counts
0	.a	18
1	.app	37
2	.asp.net-mvc	1
3	.aspxauth	21
4	.bash-profile	138

```
In [0]:
```

```
tag_df_sorted = tag_df.sort_values(['Counts'], ascending=False)
tag_counts = tag_df_sorted['Counts'].values
```

```
In [0]:
```

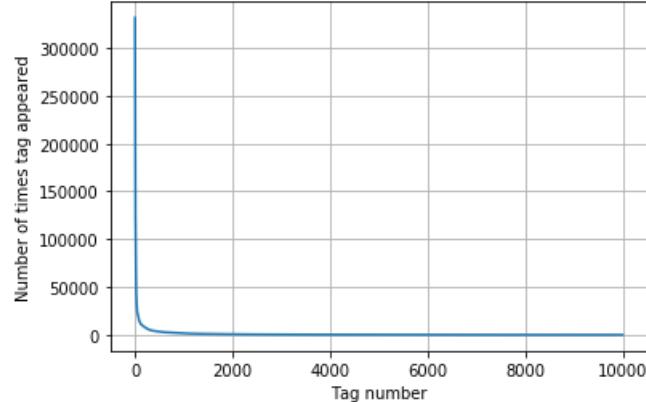
```
plt.plot(tag_counts)
plt.title("Distribution of number of times tag appeared questions")
plt.grid()
plt.xlabel("Tag number")
plt.ylabel("Number of times tag appeared")
plt.show()
```



In [0]:

```
plt.plot(tag_counts[0:10000])
plt.title('first 10k tags: Distribution of number of times tag appeared questions')
plt.grid()
plt.xlabel("Tag number")
plt.ylabel("Number of times tag appeared")
plt.show()
print(len(tag_counts[0:10000:25]), tag_counts[0:10000:25])
```

first 10k tags: Distribution of number of times tag appeared questions

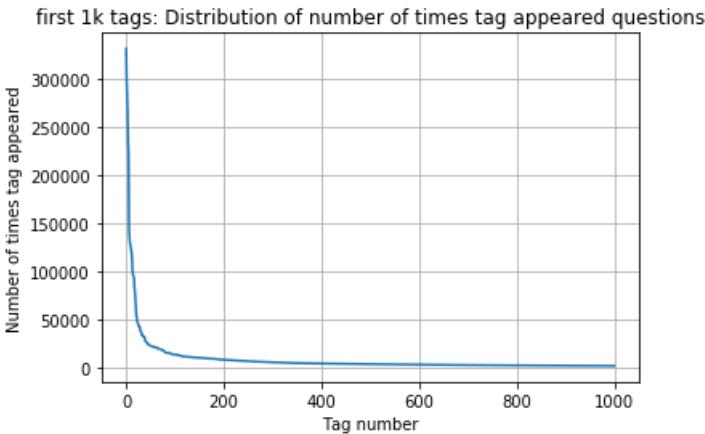


```
400 [331505  44829   22429   17728   13364   11162   10029    9148    8054    7151
 6466   5865   5370   4983   4526   4281   4144   3929   3750   3593
 3453   3299   3123   2989   2891   2738   2647   2527   2431   2331
 2259   2186   2097   2020   1959   1900   1828   1770   1723   1673
 1631   1574   1532   1479   1448   1406   1365   1328   1300   1266
 1245   1222   1197   1181   1158   1139   1121   1101   1076   1056
 1038   1023   1006   983    966    952    938    926    911    891
 882    869    856    841    830    816    804    789    779    770
 752    743    733    725    712    702    688    678    671    658
 650    643    634    627    616    607    598    589    583    577
 568    559    552    545    540    533    526    518    512    506
 500    495    490    485    480    477    469    465    457    450
 447    442    437    432    426    422    418    413    408    403
 398    393    388    385    381    378    374    370    367    365
 361    357    354    350    347    344    342    339    336    332
 330    326    323    319    315    312    309    307    304    301
 299    296    293    291    289    286    284    281    278    276
 275    272    270    268    265    262    260    258    256    254
 252    250    249    247    245    243    241    239    238    236
 234    233    232    230    228    226    224    222    220    219
 217    215    214    212    210    209    207    205    204    203
 201    200    199    198    196    194    193    192    191    189
 188    186    185    183    182    181    180    179    178    177
 175    174    172    171    170    169    168    167    166    165
 164    162    161    160    159    158    157    156    156    155
 154    153    152    151    150    149    149    148    147    146
 145    144    143    142    141    141    140    139    138    137
 137    136    135    134    134    133    132    131    130    130
 129    128    128    127    126    126    125    124    124    123
 123    122    122    121    120    120    119    118    118    117
 117    116    116    115    115    114    113    113    112    111
 111    110    109    109    108    108    107    106    106    106
 105    105    104    104    103    103    102    102    101    101
 100    100     99     99     98     98     97     97     96     96
   95     95     94     94     93     93     93     92     92     91
   91     90     90     89     89     88     88     87     87     86
   86     86     85     85     84     84     83     83     83     82
   82     82     81     81     80     80     80     79     79     78
   78     78     78     77     77     76     76     76     75     75
   75     74     74     74     73     73     73     73     72     72]
```

In [0]:

```
plt.plot(tag_counts[0:1000])
plt.title('first 1k tags: Distribution of number of times tag appeared questions')
plt.grid()
plt.xlabel("Tag number")
plt.ylabel("Number of times tag appeared")
plt.show()
```

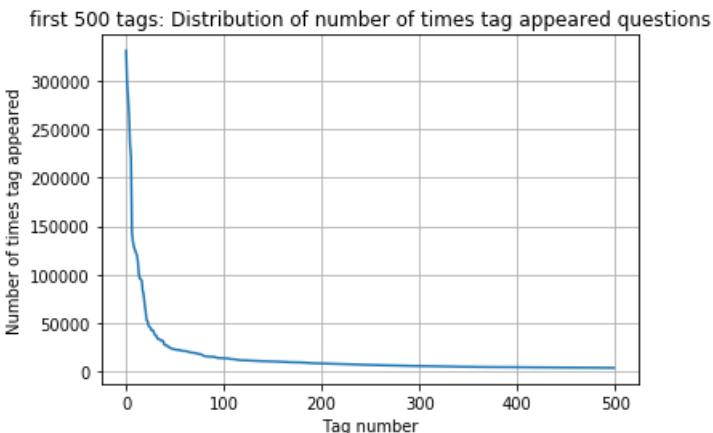
```
print(len(tag_counts[0:1000:5]), tag_counts[0:1000:5])
```



```
200 [331505 221533 122769 95160 62023 44829 37170 31897 26925 24537  
22429 21820 20957 19758 18905 17728 15533 15097 14884 13703  
13364 13157 12407 11658 11228 11162 10863 10600 10350 10224  
10029 9884 9719 9411 9252 9148 9040 8617 8361 8163  
8054 7867 7702 7564 7274 7151 7052 6847 6656 6553  
6466 6291 6183 6093 5971 5865 5760 5577 5490 5411  
5370 5283 5207 5107 5066 4983 4891 4785 4658 4549  
4526 4487 4429 4335 4310 4281 4239 4228 4195 4159  
4144 4088 4050 4002 3957 3929 3874 3849 3818 3797  
3750 3703 3685 3658 3615 3593 3564 3521 3505 3483  
3453 3427 3396 3363 3326 3299 3272 3232 3196 3168  
3123 3094 3073 3050 3012 2989 2984 2953 2934 2903  
2891 2844 2819 2784 2754 2738 2726 2708 2681 2669  
2647 2621 2604 2594 2556 2527 2510 2482 2460 2444  
2431 2409 2395 2380 2363 2331 2312 2297 2290 2281  
2259 2246 2222 2211 2198 2186 2162 2142 2132 2107  
2097 2078 2057 2045 2036 2020 2011 1994 1971 1965  
1959 1952 1940 1932 1912 1900 1879 1865 1855 1841  
1828 1821 1813 1801 1782 1770 1760 1747 1741 1734  
1723 1707 1697 1688 1683 1673 1665 1656 1646 1639]
```

In [0]:

```
plt.plot(tag_counts[0:500])  
plt.title('first 500 tags: Distribution of number of times tag appeared questions')  
plt.grid()  
plt.xlabel("Tag number")  
plt.ylabel("Number of times tag appeared")  
plt.show()  
print(len(tag_counts[0:500:5]), tag_counts[0:500:5])
```



```
100 [331505 221533 122769 95160 62023 44829 37170 31897 26925 24537  
22429 21820 20957 19758 18905 17728 15533 15097 14884 13703  
13364 13157 12407 11658 11228 11162 10863 10600 10350 10224  
10029 9884 9719 9411 9252 9148 9040 8617 8361 8163  
8054 7867 7702 7564 7274 7151 7052 6847 6656 6553  
6466 6291 6183 6093 5971 5865 5760 5577 5490 5411  
5370 5283 5207 5107 5066 4983 4891 4785 4658 4549  
4526 4487 4429 4335 4310 4281 4239 4228 4195 4159]
```

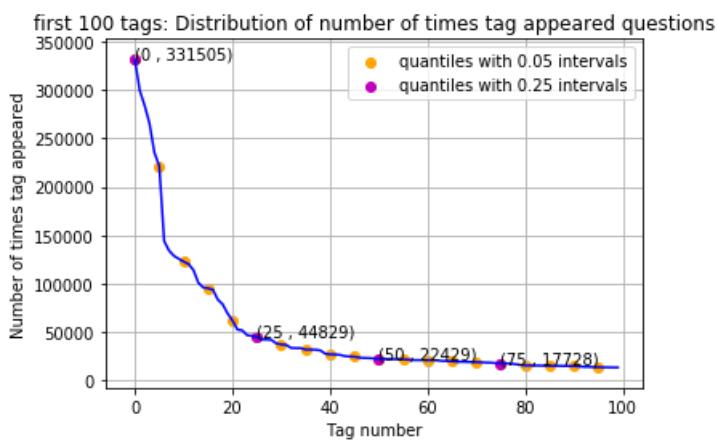
```
4144 4088 4050 4002 3957 3929 3874 3849 3818 3797
3750 3703 3685 3658 3615 3593 3564 3521 3505 3483]
```

In [0]:

```
plt.plot(tag_counts[0:100], c='b')
plt.scatter(x=list(range(0,100,5)), y=tag_counts[0:100:5], c='orange', label="quantiles with 0.05 intervals")
# quantiles with 0.25 difference
plt.scatter(x=list(range(0,100,25)), y=tag_counts[0:100:25], c='m', label = "quantiles with 0.25 intervals")

for x,y in zip(list(range(0,100,25)), tag_counts[0:100:25]):
    plt.annotate(s="{} , {}".format(x,y), xy=(x,y), xytext=(x-0.05, y+500))

plt.title('first 100 tags: Distribution of number of times tag appeared questions')
plt.grid()
plt.xlabel("Tag number")
plt.ylabel("Number of times tag appeared")
plt.legend()
plt.show()
print(len(tag_counts[0:100:5]), tag_counts[0:100:5])
```



```
20 [331505 221533 122769 95160 62023 44829 37170 31897 26925 24537
22429 21820 20957 19758 18905 17728 15533 15097 14884 13703]
```

In [0]:

```
# Store tags greater than 10K in one list
lst_tags_gt_10k = tag_df[tag_df.Counts>10000].Tags
#Print the length of the list
print ('{} Tags are used more than 10000 times'.format(len(lst_tags_gt_10k)))
# Store tags greater than 100K in one list
lst_tags_gt_100k = tag_df[tag_df.Counts>100000].Tags
#Print the length of the list.
print ('{} Tags are used more than 100000 times'.format(len(lst_tags_gt_100k)))
```

```
153 Tags are used more than 10000 times
14 Tags are used more than 100000 times
```

Observations:

1. There are total 153 tags which are used more than 10000 times.
2. 14 tags are used more than 100000 times.
3. Most frequent tag (i.e. c#) is used 331505 times.
4. Since some tags occur much more frequently than others, Micro-averaged F1-score is the appropriate metric for this problem.

3.2.4 Tags Per Question

In [0]:

```
#Storing the count of tag in each question in list 'tag_count'
```

```

tag_quest_count = tag_dtm.sum(axis=1).tolist()
#Converting list of lists into single list, we will get [[3], [4], [2], [2], [3]] and we are converting this to [3, 4, 2, 2, 3]
tag_quest_count=[int(j) for i in tag_quest_count for j in i]
print ('We have total {} datapoints.'.format(len(tag_quest_count)))

print(tag_quest_count[:5])

```

We have total 4206314 datapoints.
[3, 4, 2, 2, 3]

In [0]:

```

print( "Maximum number of tags per question: %d"%max(tag_quest_count))
print( "Minimum number of tags per question: %d"%min(tag_quest_count))
print( "Avg. number of tags per question: %f"% ((sum(tag_quest_count)*1.0)/len(tag_quest_count)))

```

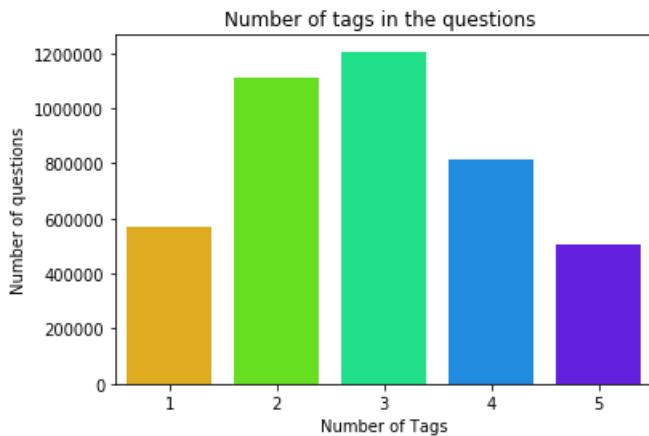
Maximum number of tags per question: 5
Minimum number of tags per question: 1
Avg. number of tags per question: 2.899440

In [0]:

```

sns.countplot(tag_quest_count, palette='gist_rainbow')
plt.title("Number of tags in the questions ")
plt.xlabel("Number of Tags")
plt.ylabel("Number of questions")
plt.show()

```



Observations:

1. Maximum number of tags per question: 5
2. Minimum number of tags per question: 1
3. Avg. number of tags per question: 2.899
4. Most of the questions are having 2 or 3 tags

3.2.5 Most Frequent Tags

In [0]:

```

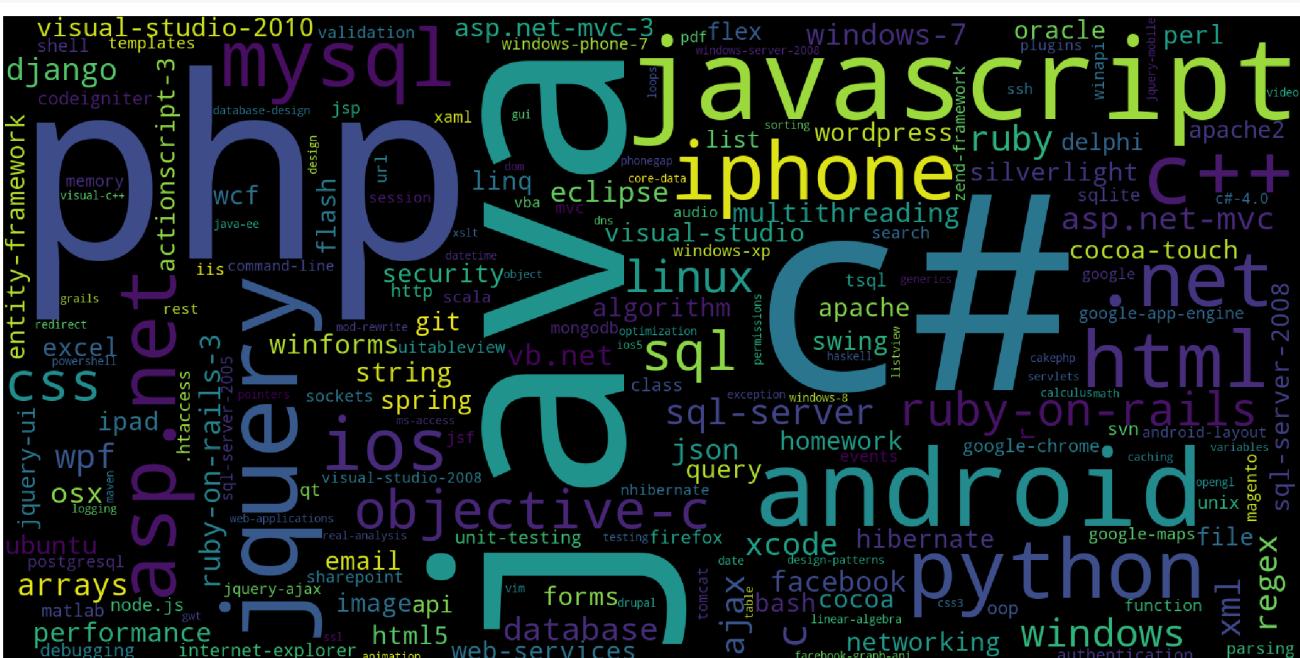
# Ploting word cloud
start = datetime.now()

# Lets first convert the 'result' dictionary to 'list of tuples'
tup = dict(result.items())
#Initializing WordCloud using frequencies of tags.
wordcloud = WordCloud(    background_color='black',
                        width=1600,
                        height=800,
                    ).generate_from_frequencies(tup)

fig = plt.figure(figsize=(30,20))
plt.imshow(wordcloud)

```

```
plt.axis('off')
plt.tight_layout(pad=0)
fig.savefig("tag.png")
plt.show()
print("Time taken to run this cell :", datetime.now() - start)
```



Time taken to run this cell : 0:00:05.470788

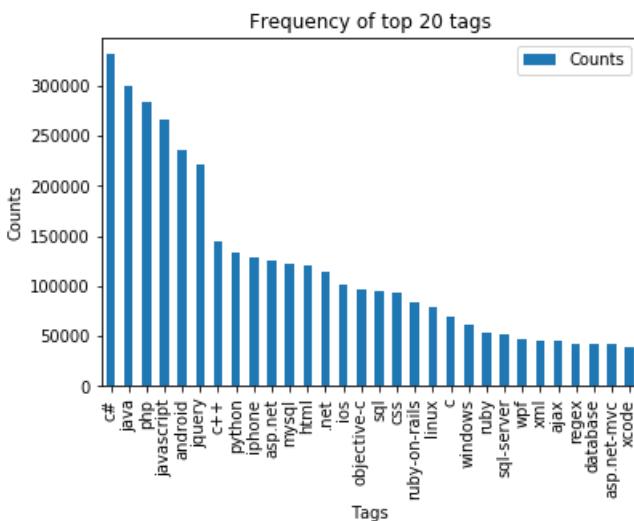
Observations:

A look at the word cloud shows that "c#", "java", "php", "asp.net", "javascript", "c++" are some of the most frequent tags.

3.2.6 The top 20 tags

In [0]:

```
i=np.arange(30)
tag_df_sorted.head(30).plot(kind='bar')
plt.title('Frequency of top 20 tags')
plt.xticks(i, tag_df_sorted['Tags'])
plt.xlabel('Tags')
plt.ylabel('Counts')
plt.show()
```



Observations:

1. Majority of the most frequent tags are programming language.
 2. C# is the top most frequent programming language.

2. C++ is the top most frequent programming language.
3. Android, IOS, Linux and windows are among the top most frequent operating systems.

3.3 Cleaning and preprocessing of Questions

3.3.1 Preprocessing

1. Sample 1M data points
2. Separate out code-snippets from Body
3. Remove Special characters from Question title and description (not in code)
4. Remove stop words (Except 'C')
5. Remove HTML Tags
6. Convert all the characters into small letters
7. Use SnowballStemmer to stem the words

In [0]:

```
def striphtml(data):
    cleanr = re.compile('<.*?>')
    cleantext = re.sub(cleanr, ' ', str(data))
    return cleantext
stop_words = set(stopwords.words('english'))
stemmer = SnowballStemmer("english")
```

In [0]:

```
#http://www.sqlitetutorial.net/sqlite-python/create-tables/
def create_connection(db_file):
    """ create a database connection to the SQLite database
        specified by db_file
    :param db_file: database file
    :return: Connection object or None
    """
    try:
        conn = sqlite3.connect(db_file)
        return conn
    except Error as e:
        print(e)

    return None

def create_table(conn, create_table_sql):
    """ create a table from the create_table_sql statement
    :param conn: Connection object
    :param create_table_sql: a CREATE TABLE statement
    :return:
    """
    try:
        c = conn.cursor()
        c.execute(create_table_sql)
    except Error as e:
        print(e)

def checkTableExists(dbcon):
    cursr = dbcon.cursor()
    str = "select name from sqlite_master where type='table'"
    table_names = cursr.execute(str)
    print("Tables in the database:")
    tables = table_names.fetchall()
    print(tables[0][0])
    return(len(tables))

def create_database_table(database, query):
    conn = create_connection(database)
    if conn is not None:
        create_table(conn, query)
        checkTableExists(conn)
    else:
        print("Error! cannot create the database connection.")
    conn.close()

sql_create_table = """CREATE TABLE IF NOT EXISTS QuestionsProcessed (question_text NOT NULL, code
```

```
sql_create_table = CREATE TABLE IF NOT EXISTS QuestionsProcessed (question_code NOT NULL, code
text, tags text, words_pre integer, words_post integer, is_code integer);"""
create_database_table("Processed.db", sql_create_table)
```

Tables in the database:
QuestionsProcessed

In [0]:

```
# http://www.sqlitetutorial.net/sqlite-delete/
# https://stackoverflow.com/questions/2279706/select-random-row-from-a-sqlite-table
start = datetime.now()
read_db = 'train_no_dup.db'
write_db = 'Processed.db'
if os.path.isfile(read_db):
    conn_r = create_connection(read_db)
    if conn_r is not None:
        reader = conn_r.cursor()
        reader.execute("SELECT Title, Body, Tags From no_dup_train ORDER BY RANDOM() LIMIT
1000000;")

if os.path.isfile(write_db):
    conn_w = create_connection(write_db)
    if conn_w is not None:
        tables = checkTableExists(conn_w)
        writer = conn_w.cursor()
        if tables != 0:
            writer.execute("DELETE FROM QuestionsProcessed WHERE 1")
            print("Cleared All the rows")
print("Time taken to run this cell :", datetime.now() - start)
```

Tables in the database:
QuestionsProcessed
Cleared All the rows
Time taken to run this cell : 0:06:32.806567

we create a new data base to store the sampled and preprocessed questions

In [0]:

```
#http://www.bernzilla.com/2008/05/13/selecting-a-random-row-from-an-sqlite-table/
start = datetime.now()
preprocessed_data_list=[]
reader.fetchone()
questions_with_code=0
len_pre=0
len_post=0
questions_proccesed = 0
for row in reader:
    is_code = 0
    title, question, tags = row[0], row[1], row[2]
    if '<code>' in question:
        questions_with_code+=1
        is_code = 1
    x = len(question)+len(title)
    len_pre+=x
    code = str(re.findall(r'<code>(.*)?</code>', question, flags=re.DOTALL))
    question=re.sub('<code>(.*)?</code>', '', question, flags=re.MULTILINE|re.DOTALL)
    question=striphtml(question.encode('utf-8'))
    title=title.encode('utf-8')
    question=str(title)+" "+str(question)
    question=re.sub(r'[^\w\s]',' ',question)
    words=word_tokenize(str(question.lower()))
    #Removing all single letter and stopwords from question exceptt for the letter 'c'
    question=' '.join(str(stemmer.stem(j)) for j in words if j not in stop_words and (len(j)!=1 or
```

```

j=='c')) 

    len_post+=len(question)
    tup = (question,code,tags,x,len(question),is_code)
    questions_proccesed += 1
    writer.execute("insert into
QuestionsProcessed(question,code,tags,words_pre,words_post,is_code) values (?,?,?,?,?,?)",tup)
    if (questions_proccesed%100000==0):
        print("number of questions completed=",questions_proccesed)

no_dup_avg_len_pre=(len_pre*1.0)/questions_proccesed
no_dup_avg_len_post=(len_post*1.0)/questions_proccesed

print( "Avg. length of questions>Title+Body) before processing: %d"%no_dup_avg_len_pre)
print( "Avg. length of questions>Title+Body) after processing: %d"%no_dup_avg_len_post)
print ("Percent of questions containing code: %d"%((questions_with_code*100.0)/questions_proccesed)
)

print("Time taken to run this cell :", datetime.now() - start)

```

number of questions completed= 100000
number of questions completed= 200000
number of questions completed= 300000
number of questions completed= 400000
number of questions completed= 500000
number of questions completed= 600000
number of questions completed= 700000
number of questions completed= 800000
number of questions completed= 900000
Avg. length of questions>Title+Body) before processing: 1169
Avg. length of questions>Title+Body) after processing: 327
Percent of questions containing code: 57
Time taken to run this cell : 0:47:05.946582

In [0]:

```

# dont forget to close the connections, or else you will end up with locks
conn_r.commit()
conn_w.commit()
conn_r.close()
conn_w.close()

```

In [0]:

```

if os.path.isfile(write_db):
    conn_r = create_connection(write_db)
    if conn_r is not None:
        reader =conn_r.cursor()
        reader.execute("SELECT question From QuestionsProcessed LIMIT 10")
        print("Questions after preprocessed")
        print('='*100)
        reader.fetchone()
        for row in reader:
            print(row)
            print('-'*100)
conn_r.commit()
conn_r.close()

```

Questions after preprocessed

('ef code first defin one mani relationship differ key troubl defin one zero mani relationship ent
iti ef object model look like use fluent api object composit pk defin batch id batch detail id use
fluent api object composit pk defin batch detail id compani id map exist databas tpt basic idea su
bmittedtransact zero mani submittedsplittransact associ navig realli need one way
submittedtransact submittedsplittransact need dbcontext class onmodelcr overrid map class lazi loa
d occur submittedtransact submittedsplittransact help would much appreci edit taken advic made
follow chang dbcontext class ad follow onmodelcr overrid must miss someth get follow except thrown
submittedtransact key batch id batch detail id zero one mani submittedsplittransact key batch data
il id compani id rather assum convent creat relationship two object configur requir sinc obvious w
rong',)

('explan new statement review section c code came accross statement block come accross new oper us
e wav someon explain new call wav'.)

```
--> common explain how call now ,,
-----
('error function notat function solv logic riddl iloczyni list structur list possibl candid solut
list possibl coordin matrix wan na choos one candid compar possibl candid element equal wan na del
et coordin call function skasuj look like ni knowledg haskel cant see what wrong',)
-----
('step plan move one isp anoth one work busi plan switch isp realli soon need chang lot inform dns
wan wan wifi question guy help mayb peopl plan correct chang current isp new one first dns know re
ceiv new ip isp major chang need take consider exchang server owa vpn two site link wireless conne
ct km away citrix server vmware exchang domain control link place import server crucial step infor
m need know avoid downtime busi regard ndavid',)
-----
('use ef migrat creat databas googl migrat tutori af first run applic creat databas ef enabl
migrat way creat databas migrat rune applic tri',)
-----
('magento unit test problem magento site recent look way check integr magento site given point uni
t test jump one method would assum would big job write whole lot test check everyth site work
anyon involv unit test magento advis follow possibl test whole site custom modul nis exempl test w
ould amaz given site heavili link databas would nbe possibl fulli test site without disturb
databas better way automaticlli check integr magento site say integr realli mean fault site ship p
ayment etc work correct',)
-----
('find network devic without bonjour write mac applic need discov mac pcs iphon ipad connect wifi
network bonjour seem reason choic turn problem mani type router mine exempl work block bonjour ser
vic need find ip devic tri connect applic specif port determin process run best approach
accomplish task without violat app store sandbox',)
-----
('send multipl row mysql databas want send user mysql databas column user skill time nnow want abl
add one row user differ time etc would code send databas nthen use help schema',)
-----
('insert data mysql php powerpoint event powerpoint present run continu way updat slide present
automat data mysql databas websit',)
```

In [0]:

```
#Taking 1 Million entries to a dataframe.
write_db = 'Processed.db'
if os.path.isfile(write_db):
    conn_r = create_connection(write_db)
    if conn_r is not None:
        preprocessed_data = pd.read_sql_query("""SELECT question, Tags FROM QuestionsProcessed""", conn_r)
    conn_r.commit()
    conn_r.close()
```

In [0]:

```
preprocessed_data.head()
```

Out[0]:

	question	tags
0	resiz root window tkinter resiz root window re...	python tkinter
1	ef code first defin one mani relationship diff...	entity-framework-4.1
2	explan new statement review section c code cam...	c++
3	error function notat function solv logic riddl...	haskell logic
4	step plan move one isp anoth one work busi pla...	dns isp

In [0]:

```
print("number of data points in sample :", preprocessed_data.shape[0])
print("number of dimensions :", preprocessed_data.shape[1])
```

```
number of data points in sample : 999999
number of dimensions : 2
```

4. Machine Learning Models

4.1 Converting tags for multilabel problems

X	y1	y2	y3	y4
x1	0	1	1	0
x1	1	0	0	0
x1	0	1	0	0

In [0]:

```
# binary='true' will give a binary vectorizer
vectorizer = CountVectorizer(tokenizer = lambda x: x.split(), binary='true')
multilabel_y = vectorizer.fit_transform(preprocessed_data['tags'])
```

We will sample the number of tags instead considering all of them (due to limitation of computing power)

In [0]:

```
def tags_to_choose(n):
    t = multilabel_y.sum(axis=0).tolist()[0]
    sorted_tags_i = sorted(range(len(t)), key=lambda i: t[i], reverse=True)
    multilabel_yn=multilabel_y[:,sorted_tags_i[:n]]
    return multilabel_yn

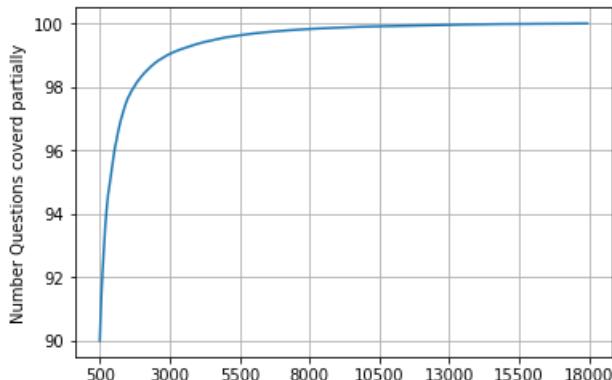
def questions_explained_fn(n):
    multilabel_yn = tags_to_choose(n)
    x= multilabel_yn.sum(axis=1)
    return (np.count_nonzero(x==0))
```

In [0]:

```
questions_explained = []
total_tags=multilabel_y.shape[1]
total_qs=preprocessed_data.shape[0]
for i in range(500, total_tags, 100):
    questions_explained.append(np.round(((total_qs-questions_explained_fn(i))/total_qs)*100,3))
```

In [0]:

```
fig, ax = plt.subplots()
ax.plot(questions_explained)
xlabel = list(500+np.array(range(-50,450,50))*50)
ax.set_xticklabels(xlabel)
plt.xlabel("Number of tags")
plt.ylabel("Number Questions covered partially")
plt.grid()
plt.show()
# you can choose any number of tags based on your computing power, minimum is 50(it covers 90% of the tags)
print("with ",5500,"tags we are covering ",questions_explained[50],"% of questions")
```



Number of tags

```
with 5500 tags we are covering 99.04 % of questions
```

In [0]:

```
multilabel_yx = tags_to_choose(5500)
print("number of questions that are not covered :", questions_explained_fn(5500), "out of ", total_qs)
```

```
number of questions that are not covered : 9599 out of 999999
```

In [0]:

```
print("Number of tags in sample :", multilabel_y.shape[1])
print("number of tags taken :", multilabel_yx.shape[1], "(", (multilabel_yx.shape[1]/multilabel_y.shape[1])*100, "%)")
```

```
Number of tags in sample : 35422
number of tags taken : 5500 ( 15.527073570097679 %)
```

We consider top 15% tags which covers 99% of the questions

4.2 Split the data into test and train (80:20)

In [0]:

```
total_size=preprocessed_data.shape[0]
train_size=int(0.80*total_size)

x_train=preprocessed_data.head(train_size)
x_test=preprocessed_data.tail(total_size - train_size)

y_train = multilabel_yx[0:train_size,:]
y_test = multilabel_yx[train_size:total_size,:]
```

In [0]:

```
print("Number of data points in train data :", y_train.shape)
print("Number of data points in test data :", y_test.shape)
```

```
Number of data points in train data : (799999, 5500)
Number of data points in test data : (200000, 5500)
```

4.3 Featurizing data

In [0]:

```
start = datetime.now()
vectorizer = TfidfVectorizer(min_df=0.00009, max_features=200000, smooth_idf=True, norm="l2",
                             tokenizer = lambda x: x.split(), sublinear_tf=False, ngram_range=(1,3))
x_train_multilabel = vectorizer.fit_transform(x_train['question'])
x_test_multilabel = vectorizer.transform(x_test['question'])
print("Time taken to run this cell :", datetime.now() - start)
```

```
Time taken to run this cell : 0:09:50.460431
```

In [0]:

```
print("Dimensions of train data X:",x_train_multilabel.shape, "Y :",y_train.shape)
print("Dimensions of test data X:",x_test_multilabel.shape,"Y:",y_test.shape)
```

```
Diamensions of train data X: (799999, 88244) Y : (799999, 5500)
Diamensions of test data X: (200000, 88244) Y: (200000, 5500)
```

In [0]:

```
# https://www.analyticsvidhya.com/blog/2017/08/introduction-to-multi-label-classification/
#https://stats.stackexchange.com/questions/117796/scikit-multi-label-classification
# classifier = LabelPowerset(GaussianNB())
"""

from skmultilearn.adapt import MLkNN
classifier = MLkNN(k=21)

# train
classifier.fit(x_train_multilabel, y_train)

# predict
predictions = classifier.predict(x_test_multilabel)
print(accuracy_score(y_test,predictions))
print(metrics.f1_score(y_test, predictions, average = 'macro'))
print(metrics.f1_score(y_test, predictions, average = 'micro'))
print(metrics.hamming_loss(y_test,predictions))

"""

# we are getting memory error because the multilearn package
# is trying to convert the data into dense matrix
# -----
#MemoryError
#<ipython-input-170-f0e7c7f3e0be> in <module>()
#----> classifier.fit(x_train_multilabel, y_train)
```

Out[0]:

```
\nfrom skmultilearn.adapt import MLkNN\nclassifier = MLkNN(k=21)\n\nclassifier.fit(x_train_multilabel, y_train)\n# predict\npredictions = classifier.predict(x_test_multilabel)\nprint(accuracy_score(y_test,predictions))\nprint(metrics.f1_\ne(y_test, predictions, average = 'macro'))\nprint(metrics.f1_score(y_test, predictions, average = 'micro'))\nprint(metrics.hamming_loss(y_test,predictions))\n\n
```

4.4 Applying Logistic Regression with OneVsRest Classifier

In [0]:

```
# this will be taking so much time try not to run it, download the lr_with_equal_weight.pkl file a
nd use to predict
# This takes about 6-7 hours to run.
classifier = OneVsRestClassifier(SGDClassifier(loss='log', alpha=0.00001, penalty='l1'), n_jobs=-1)
classifier.fit(x_train_multilabel, y_train)
predictions = classifier.predict(x_test_multilabel)

print("accuracy :",metrics.accuracy_score(y_test,predictions))
print("macro f1 score :",metrics.f1_score(y_test, predictions, average = 'macro'))
print("micro f1 score :",metrics.f1_score(y_test, predictions, average = 'micro'))
print("hamming loss :",metrics.hamming_loss(y_test,predictions))
print("Precision recall report :\n",metrics.classification_report(y_test, predictions))
```

```
accuracy : 0.081965
macro f1 score : 0.0963020140154
micro f1 score : 0.374270748817
hamming loss : 0.00041225090909090907
Precision recall report :
      precision    recall  f1-score   support
          0       0.62     0.23     0.33     15760
          1       0.79     0.43     0.56     14039
          2       0.82     0.55     0.66     13446
          3       0.76     0.42     0.54     12730
          4       0.94     0.76     0.84     11229
          5       0.85     0.64     0.73     10561
          6       0.70     0.30     0.42      6958
          7       0.87     0.61     0.72      6309
          8       0.70     0.40     0.50      6032
          9       0.78     0.43     0.55      6020
         10      0.86     0.62     0.72      5707
         11      0.52     0.17     0.25      5723
         12      0.55     0.10     0.16      5521
         13      0.59     0.25     0.35      4722
```

1	2	3	4	5
14	0.61	0.22	0.32	4468
15	0.79	0.52	0.63	4536
16	0.58	0.27	0.37	4545
17	0.80	0.53	0.64	4069
18	0.61	0.24	0.35	3638
19	0.57	0.18	0.27	3218
20	0.33	0.06	0.10	3000
21	0.73	0.34	0.46	2585
22	0.59	0.29	0.38	2439
23	0.88	0.61	0.72	2199
24	0.64	0.39	0.48	2157
25	0.67	0.39	0.49	2123
26	0.86	0.65	0.74	1948
27	0.35	0.07	0.12	2027
28	0.59	0.29	0.39	2013
29	0.61	0.20	0.30	1801
30	0.48	0.24	0.32	1728
31	0.94	0.75	0.84	1725
32	0.60	0.26	0.36	1581
33	0.49	0.14	0.22	1533
34	0.81	0.33	0.47	1565
35	0.75	0.62	0.68	1568
36	0.76	0.50	0.60	1542
37	0.74	0.50	0.59	1536
38	0.37	0.12	0.19	1524
39	0.40	0.12	0.19	1345
40	0.65	0.38	0.48	1292
41	0.41	0.11	0.17	1264
42	0.69	0.25	0.37	1265
43	0.59	0.29	0.38	1171
44	0.41	0.15	0.22	1173
45	0.38	0.10	0.16	1137
46	0.62	0.12	0.20	1125
47	0.26	0.07	0.11	1116
48	0.44	0.15	0.22	1042
49	0.40	0.02	0.03	1096
50	0.63	0.38	0.48	1031
51	0.47	0.14	0.22	1033
52	0.87	0.68	0.76	1042
53	0.32	0.09	0.14	1027
54	0.53	0.14	0.22	1063
55	0.63	0.34	0.44	1048
56	0.78	0.42	0.54	1054
57	0.91	0.77	0.83	1058
58	0.37	0.10	0.16	1000
59	0.26	0.03	0.05	973
60	0.76	0.42	0.54	978
61	0.74	0.43	0.54	977
62	0.27	0.06	0.10	957
63	0.81	0.22	0.34	958
64	0.88	0.63	0.73	944
65	0.76	0.49	0.60	923
66	0.67	0.36	0.47	959
67	0.55	0.15	0.24	951
68	0.38	0.13	0.20	924
69	0.71	0.25	0.37	897
70	0.78	0.47	0.59	900
71	0.82	0.40	0.54	893
72	0.21	0.01	0.01	836
73	0.74	0.16	0.26	850
74	0.58	0.37	0.45	838
75	0.88	0.64	0.74	855
76	0.47	0.28	0.35	837
77	0.68	0.41	0.52	824
78	0.14	0.01	0.01	793
79	0.34	0.09	0.14	751
80	0.31	0.08	0.13	793
81	0.71	0.33	0.45	758
82	0.60	0.28	0.38	764
83	0.82	0.59	0.69	710
84	0.82	0.48	0.61	734
85	0.79	0.42	0.55	723
86	0.44	0.23	0.30	708
87	0.93	0.58	0.72	714
88	0.91	0.53	0.67	683
89	0.58	0.20	0.30	711
90	0.71	0.42	0.53	699

...	v...+	v...+	v...+	v...+
91	0.44	0.03	0.06	725
92	0.71	0.47	0.57	676
93	0.47	0.10	0.16	672
94	0.66	0.40	0.50	645
95	0.86	0.66	0.75	691
96	0.57	0.09	0.15	664
97	0.91	0.59	0.72	633
98	0.64	0.38	0.48	615
99	0.53	0.19	0.29	667
100	0.89	0.71	0.79	656
101	0.22	0.03	0.05	648
102	0.64	0.13	0.22	654
103	0.92	0.63	0.75	653
104	0.87	0.52	0.65	656
105	0.20	0.02	0.04	607
106	0.68	0.34	0.45	635
107	0.23	0.03	0.05	594
108	0.40	0.18	0.25	592
109	0.32	0.07	0.12	604
110	0.46	0.21	0.29	606
111	0.70	0.39	0.50	567
112	0.68	0.27	0.38	571
113	0.61	0.36	0.45	578
114	0.47	0.18	0.26	564
115	0.35	0.13	0.19	537
116	0.93	0.66	0.77	583
117	0.59	0.09	0.15	534
118	0.66	0.35	0.46	566
119	0.20	0.04	0.07	567
120	0.48	0.16	0.24	497
121	0.55	0.19	0.29	536
122	0.24	0.05	0.08	528
123	0.81	0.53	0.64	550
124	0.50	0.21	0.29	563
125	0.35	0.06	0.10	545
126	0.49	0.18	0.27	544
127	0.95	0.76	0.84	549
128	0.63	0.34	0.44	495
129	0.94	0.59	0.73	509
130	0.34	0.11	0.16	501
131	0.28	0.04	0.07	524
132	0.48	0.26	0.34	485
133	0.55	0.37	0.45	515
134	0.32	0.04	0.08	536
135	0.77	0.38	0.51	526
136	0.67	0.34	0.45	493
137	0.40	0.08	0.14	501
138	0.31	0.05	0.09	501
139	0.29	0.02	0.04	523
140	0.88	0.64	0.74	508
141	0.33	0.11	0.16	490
142	0.77	0.50	0.60	482
143	0.49	0.25	0.33	461
144	0.74	0.48	0.58	496
145	0.62	0.17	0.26	521
146	0.39	0.13	0.19	481
147	0.00	0.00	0.00	486
148	0.37	0.09	0.14	497
149	0.54	0.09	0.16	470
150	0.37	0.11	0.17	459
151	0.74	0.45	0.56	464
152	0.50	0.24	0.32	482
153	0.46	0.09	0.15	507
154	0.29	0.04	0.07	503
155	0.90	0.59	0.71	456
156	0.50	0.27	0.35	480
157	0.54	0.26	0.35	443
158	0.92	0.70	0.80	457
159	0.57	0.08	0.13	478
160	0.16	0.03	0.05	470
161	0.37	0.18	0.24	468
162	0.24	0.05	0.09	428
163	0.40	0.08	0.13	462
164	0.73	0.32	0.45	493
165	0.93	0.68	0.79	437
166	0.40	0.20	0.26	435
167	n 30	n n2	n n3	448

167	0.53	0.16	0.25	436
168	0.36	0.10	0.15	437
169	0.38	0.09	0.15	410
170	0.59	0.32	0.41	450
171	0.69	0.39	0.50	435
172	0.91	0.67	0.77	427
173	0.45	0.16	0.24	427
174	0.43	0.17	0.24	424
175	0.64	0.43	0.52	410
176	0.67	0.29	0.40	426
177	0.74	0.49	0.59	459
178	0.52	0.13	0.20	433
179	0.71	0.36	0.48	452
180	0.91	0.62	0.74	427
181	0.46	0.13	0.20	410
182	0.28	0.02	0.04	404
183	0.69	0.42	0.52	406
184	0.68	0.41	0.52	411
185	0.22	0.02	0.03	394
186	0.90	0.65	0.75	414
187	0.64	0.10	0.18	430
188	0.16	0.04	0.06	389
189	0.28	0.03	0.05	418
190	0.36	0.16	0.22	371
191	0.83	0.57	0.68	363
192	0.91	0.55	0.69	389
193	0.44	0.04	0.07	411
194	0.49	0.22	0.31	383
195	0.95	0.74	0.83	423
196	0.91	0.54	0.68	378
197	0.69	0.38	0.49	382
198	0.12	0.01	0.02	344
199	0.71	0.31	0.44	383
200	0.77	0.34	0.47	390
201	0.18	0.02	0.04	405
202	0.43	0.07	0.11	365
203	0.42	0.14	0.21	346
204	0.21	0.05	0.08	378
205	0.67	0.27	0.39	390
206	0.33	0.07	0.11	379
207	0.39	0.11	0.17	386
208	0.42	0.15	0.22	339
209	0.27	0.07	0.12	382
210	0.37	0.05	0.08	374
211	0.62	0.38	0.47	364
212	0.94	0.76	0.84	372
213	0.96	0.63	0.76	350
214	0.76	0.38	0.50	352
215	0.00	0.00	0.00	351
216	0.64	0.29	0.40	329
217	0.72	0.31	0.44	341
218	0.94	0.71	0.81	331
219	0.49	0.27	0.35	342
220	0.76	0.39	0.52	339
221	0.29	0.04	0.06	332
222	0.43	0.12	0.18	327
223	0.31	0.06	0.11	324
224	0.51	0.21	0.30	352
225	0.65	0.30	0.41	317
226	0.54	0.12	0.20	355
227	0.57	0.19	0.29	341
228	0.58	0.37	0.46	334
229	0.64	0.49	0.56	304
230	0.43	0.04	0.07	321
231	0.77	0.50	0.61	311
232	0.32	0.10	0.15	312
233	0.09	0.01	0.02	306
234	0.03	0.00	0.01	305
235	0.16	0.02	0.04	340
236	0.58	0.30	0.40	316
237	0.65	0.23	0.34	297
238	0.35	0.13	0.19	305
239	0.73	0.44	0.55	310
240	0.67	0.36	0.47	307
241	0.58	0.16	0.25	316
242	0.26	0.07	0.11	314
243	0.51	0.12	0.10	316

244	0.51	0.14	0.19	210
245	0.67	0.46	0.55	313
246	0.79	0.46	0.58	325
247	0.60	0.36	0.45	291
248	0.33	0.01	0.02	311
249	0.57	0.24	0.33	314
250	0.38	0.05	0.09	309
251	0.30	0.08	0.13	300
252	0.55	0.27	0.36	325
253	0.76	0.51	0.61	316
254	0.43	0.09	0.15	306
255	0.54	0.19	0.28	289
256	0.49	0.11	0.18	304
257	0.16	0.02	0.04	268
258	0.85	0.58	0.69	266
259	0.06	0.00	0.01	298
260	0.55	0.36	0.43	292
261	0.25	0.05	0.08	289
262	0.50	0.01	0.01	305
263	0.00	0.00	0.00	281
264	0.59	0.25	0.35	295
265	0.16	0.02	0.04	281
266	0.83	0.52	0.64	269
267	0.45	0.12	0.19	312
268	0.75	0.40	0.52	294
269	0.34	0.05	0.09	285
270	0.56	0.33	0.42	279
271	0.50	0.28	0.36	269
272	0.59	0.38	0.46	277
273	0.69	0.31	0.43	272
274	0.36	0.01	0.03	285
275	0.94	0.69	0.80	295
276	0.46	0.19	0.27	283
277	0.65	0.29	0.40	250
278	0.57	0.20	0.30	281
279	0.86	0.58	0.69	270
280	0.62	0.35	0.44	272
281	0.32	0.07	0.11	278
282	0.00	0.00	0.00	264
283	0.85	0.59	0.70	281
284	0.78	0.53	0.63	261
285	0.33	0.09	0.14	283
286	0.00	0.00	0.00	275
287	0.29	0.03	0.05	274
288	0.37	0.04	0.06	284
289	0.00	0.00	0.00	260
290	0.54	0.24	0.34	245
291	0.07	0.00	0.01	267
292	0.33	0.07	0.11	263
293	0.30	0.09	0.14	268
294	0.33	0.11	0.16	270
295	0.48	0.06	0.10	261
296	0.84	0.59	0.69	240
297	0.43	0.22	0.29	250
298	0.81	0.51	0.63	245
299	0.11	0.01	0.01	283
300	0.51	0.21	0.30	236
301	0.78	0.51	0.62	267
302	0.19	0.02	0.04	243
303	0.26	0.04	0.06	276
304	0.89	0.71	0.79	280
305	0.37	0.14	0.20	249
306	0.24	0.02	0.04	258
307	0.00	0.00	0.00	262
308	0.53	0.20	0.29	248
309	0.58	0.25	0.35	244
310	0.33	0.06	0.09	254
311	0.41	0.10	0.16	263
312	0.52	0.25	0.33	232
313	0.75	0.55	0.63	235
314	0.61	0.11	0.19	248
315	0.49	0.16	0.25	263
316	0.33	0.08	0.12	264
317	0.61	0.06	0.12	216
318	0.05	0.00	0.01	230
319	0.53	0.27	0.36	230
320	0.00	0.00	0.00	239
321	0.45	0.00	0.12	265

321	0.45	0.08	0.13	265
322	0.69	0.32	0.44	253
323	0.23	0.04	0.06	238
324	0.72	0.37	0.49	232
325	0.22	0.05	0.08	239
326	0.49	0.18	0.26	261
327	0.64	0.14	0.23	261
328	0.67	0.47	0.55	231
329	0.46	0.13	0.20	264
330	0.18	0.02	0.03	242
331	0.80	0.37	0.50	231
332	0.63	0.28	0.39	234
333	0.50	0.32	0.39	212
334	0.26	0.05	0.09	221
335	0.15	0.03	0.05	242
336	0.57	0.30	0.40	211
337	0.20	0.01	0.03	212
338	0.00	0.00	0.00	222
339	0.22	0.02	0.04	227
340	0.66	0.30	0.41	216
341	0.57	0.26	0.36	231
342	0.45	0.22	0.29	233
343	0.17	0.03	0.04	232
344	0.28	0.02	0.04	209
345	0.37	0.11	0.17	216
346	0.27	0.09	0.13	222
347	0.48	0.19	0.28	243
348	0.51	0.26	0.35	222
349	0.57	0.12	0.20	228
350	0.44	0.12	0.18	205
351	0.58	0.30	0.39	177
352	0.77	0.39	0.52	234
353	0.96	0.57	0.71	230
354	0.47	0.21	0.29	195
355	0.90	0.42	0.57	209
356	0.06	0.00	0.01	205
357	0.50	0.11	0.18	211
358	0.43	0.16	0.23	230
359	0.27	0.08	0.12	211
360	0.39	0.09	0.14	221
361	0.24	0.04	0.08	200
362	0.82	0.15	0.25	219
363	0.36	0.07	0.12	222
364	0.62	0.27	0.38	213
365	0.94	0.36	0.52	199
366	0.80	0.37	0.51	200
367	0.76	0.29	0.42	199
368	0.57	0.26	0.36	212
369	0.93	0.71	0.80	214
370	0.10	0.02	0.03	197
371	0.20	0.03	0.05	212
372	0.41	0.14	0.21	210
373	0.43	0.03	0.05	211
374	0.41	0.15	0.22	213
375	0.00	0.00	0.00	216
376	0.87	0.53	0.66	195
377	0.95	0.67	0.79	187
378	0.15	0.03	0.04	191
379	0.17	0.02	0.04	178
380	0.79	0.48	0.60	193
381	0.13	0.02	0.04	187
382	0.67	0.03	0.06	193
383	0.17	0.04	0.06	204
384	0.28	0.15	0.19	193
385	0.12	0.02	0.04	207
386	0.84	0.45	0.59	211
387	0.06	0.00	0.01	210
388	0.31	0.04	0.06	223
389	0.24	0.09	0.13	203
390	0.72	0.24	0.36	199
391	0.40	0.08	0.13	200
392	0.22	0.05	0.09	183
393	0.62	0.31	0.41	189
394	0.96	0.66	0.78	194
395	0.53	0.18	0.27	183
396	0.43	0.21	0.28	189
397	0.71	0.34	0.46	191
398	0.24	0.00	0.01	206

398	0.34	0.06	0.11	206
399	0.33	0.01	0.03	221
400	0.28	0.04	0.07	196
401	0.28	0.09	0.14	179
402	0.28	0.08	0.12	187
403	0.51	0.22	0.31	203
404	0.46	0.12	0.19	205
405	0.35	0.08	0.13	218
406	0.19	0.04	0.06	196
407	0.72	0.35	0.47	206
408	0.31	0.06	0.10	203
409	0.70	0.43	0.53	187
410	0.85	0.54	0.66	208
411	0.83	0.45	0.58	193
412	0.33	0.02	0.03	192
413	0.66	0.36	0.46	182
414	0.45	0.19	0.27	175
415	0.64	0.49	0.55	181
416	0.00	0.00	0.00	202
417	0.92	0.44	0.60	202
418	0.17	0.01	0.02	195
419	0.78	0.25	0.38	177
420	0.26	0.07	0.11	168
421	0.80	0.45	0.58	187
422	0.92	0.46	0.62	209
423	0.66	0.16	0.26	177
424	0.35	0.06	0.10	182
425	0.52	0.14	0.23	187
426	0.22	0.04	0.07	185
427	0.43	0.13	0.20	185
428	0.42	0.18	0.25	185
429	0.92	0.46	0.61	175
430	0.90	0.49	0.64	190
431	0.31	0.03	0.05	185
432	0.71	0.03	0.05	189
433	0.60	0.20	0.30	184
434	0.79	0.36	0.49	200
435	0.20	0.01	0.01	167
436	0.21	0.01	0.03	209
437	0.50	0.07	0.12	200
438	0.29	0.09	0.14	169
439	0.44	0.15	0.23	170
440	0.25	0.04	0.07	182
441	0.62	0.34	0.44	156
442	0.20	0.02	0.03	170
443	0.00	0.00	0.00	189
444	0.00	0.00	0.00	172
445	0.33	0.11	0.16	180
446	0.21	0.06	0.10	175
447	0.48	0.12	0.19	187
448	0.00	0.00	0.00	170
449	0.41	0.24	0.30	170
450	0.35	0.10	0.16	176
451	0.62	0.15	0.24	194
452	0.61	0.31	0.41	175
453	0.19	0.04	0.07	187
454	0.11	0.01	0.01	181
455	0.62	0.14	0.23	177
456	0.50	0.18	0.26	170
457	0.24	0.03	0.05	182
458	0.68	0.37	0.48	172
459	0.00	0.00	0.00	190
460	0.43	0.16	0.23	183
461	0.94	0.63	0.75	182
462	0.35	0.16	0.22	173
463	0.91	0.69	0.79	171
464	0.58	0.27	0.37	173
465	0.77	0.41	0.53	184
466	0.72	0.22	0.34	175
467	0.43	0.19	0.26	162
468	0.12	0.01	0.02	176
469	0.91	0.46	0.61	177
470	0.52	0.07	0.13	167
471	0.27	0.06	0.10	192
472	0.50	0.32	0.39	168
473	0.32	0.05	0.09	188
474	0.31	0.05	0.08	163
---	---	---	---	---

475	0.44	0.17	0.24	160
476	0.89	0.56	0.69	180
477	0.92	0.46	0.61	182
478	0.49	0.27	0.35	171
479	0.57	0.18	0.27	174
480	0.96	0.52	0.68	162
481	0.21	0.04	0.06	169
482	0.33	0.03	0.06	157
483	0.77	0.48	0.59	200
484	0.58	0.21	0.31	177
485	0.51	0.26	0.34	175
486	0.64	0.51	0.57	185
487	0.96	0.52	0.67	167
488	0.00	0.00	0.00	192
489	0.30	0.09	0.14	176
490	0.00	0.00	0.00	167
491	0.33	0.01	0.01	177
492	0.47	0.26	0.33	160
493	0.46	0.22	0.30	159
494	0.15	0.03	0.04	159
495	0.31	0.10	0.15	162
496	0.82	0.46	0.59	167
497	0.17	0.02	0.03	168
498	0.40	0.12	0.19	154
499	0.00	0.00	0.00	184
500	0.14	0.03	0.05	167
501	0.41	0.20	0.27	153
502	0.78	0.55	0.65	143
503	0.22	0.07	0.10	177
504	0.69	0.32	0.44	177
505	0.90	0.50	0.64	152
506	0.80	0.40	0.54	179
507	0.60	0.12	0.20	171
508	0.61	0.28	0.39	151
509	0.51	0.23	0.32	162
510	0.63	0.24	0.35	158
511	0.18	0.03	0.05	164
512	0.00	0.00	0.00	149
513	0.78	0.60	0.68	174
514	0.51	0.15	0.23	172
515	0.34	0.14	0.20	144
516	0.57	0.15	0.23	164
517	0.88	0.67	0.76	152
518	0.60	0.02	0.03	175
519	0.29	0.04	0.06	168
520	0.52	0.11	0.18	145
521	0.89	0.38	0.53	165
522	0.91	0.55	0.69	151
523	0.93	0.57	0.71	171
524	0.89	0.53	0.66	160
525	0.59	0.41	0.49	139
526	0.57	0.19	0.29	165
527	0.57	0.22	0.31	148
528	0.64	0.21	0.32	178
529	0.31	0.06	0.10	152
530	0.11	0.01	0.01	143
531	0.57	0.20	0.30	174
532	0.63	0.20	0.30	135
533	0.35	0.05	0.09	179
534	0.26	0.04	0.08	135
535	0.29	0.09	0.14	157
536	0.88	0.53	0.66	163
537	0.79	0.39	0.53	127
538	0.34	0.13	0.19	130
539	0.55	0.20	0.29	155
540	0.43	0.18	0.25	165
541	0.35	0.11	0.16	139
542	0.38	0.05	0.09	159
543	0.44	0.18	0.25	140
544	0.76	0.17	0.28	143
545	0.44	0.12	0.19	147
546	0.47	0.18	0.26	153
547	0.76	0.28	0.41	165
548	0.35	0.10	0.16	149
549	0.62	0.26	0.37	123
550	0.82	0.06	0.11	148
551	0.68	0.41	0.51	145
---	- - -	- - -	- - -	- - -

552	0.50	0.04	0.07	157
553	0.46	0.23	0.31	151
554	0.50	0.01	0.01	152
555	0.43	0.17	0.24	147
556	0.72	0.35	0.47	143
557	0.47	0.20	0.28	139
558	0.92	0.54	0.68	165
559	0.37	0.10	0.16	147
560	0.27	0.13	0.17	139
561	0.29	0.08	0.12	152
562	0.45	0.26	0.33	132
563	0.41	0.17	0.24	150
564	0.30	0.08	0.13	165
565	0.73	0.38	0.50	147
566	0.27	0.05	0.08	151
567	0.52	0.24	0.33	153
568	0.48	0.19	0.27	148
569	0.17	0.04	0.06	142
570	0.11	0.02	0.04	140
571	0.07	0.01	0.01	149
572	1.00	0.02	0.04	146
573	0.51	0.29	0.37	135
574	0.73	0.24	0.36	137
575	0.50	0.11	0.18	142
576	0.24	0.10	0.14	145
577	0.82	0.25	0.38	145
578	0.72	0.33	0.45	131
579	0.40	0.15	0.22	142
580	0.00	0.00	0.00	143
581	0.38	0.09	0.15	139
582	0.57	0.15	0.24	150
583	0.00	0.00	0.00	121
584	0.57	0.28	0.38	148
585	0.61	0.41	0.49	134
586	0.64	0.37	0.47	151
587	0.74	0.11	0.20	150
588	0.48	0.11	0.18	141
589	0.20	0.03	0.05	137
590	0.79	0.36	0.50	154
591	0.52	0.22	0.31	126
592	0.85	0.49	0.62	144
593	0.29	0.06	0.10	130
594	0.46	0.15	0.22	148
595	0.13	0.02	0.03	115
596	0.64	0.46	0.53	142
597	0.95	0.46	0.62	123
598	0.63	0.21	0.32	150
599	0.00	0.00	0.00	134
600	0.24	0.04	0.07	154
601	0.36	0.08	0.14	165
602	0.50	0.02	0.04	150
603	0.49	0.15	0.23	137
604	0.89	0.53	0.67	133
605	0.38	0.14	0.21	146
606	0.88	0.12	0.21	129
607	0.17	0.03	0.05	151
608	0.86	0.55	0.67	138
609	0.36	0.13	0.19	124
610	0.40	0.01	0.03	144
611	0.00	0.00	0.00	150
612	0.00	0.00	0.00	130
613	0.21	0.05	0.08	127
614	0.41	0.17	0.24	141
615	0.10	0.02	0.03	133
616	0.54	0.29	0.38	132
617	0.67	0.02	0.03	131
618	0.21	0.03	0.06	125
619	0.63	0.37	0.46	123
620	0.00	0.00	0.00	148
621	0.12	0.01	0.02	117
622	0.72	0.47	0.57	129
623	0.36	0.04	0.06	113
624	0.88	0.51	0.64	110
625	0.92	0.63	0.75	121
626	0.22	0.08	0.12	125
627	0.95	0.59	0.73	132
628	0.67	0.30	0.42	116

629	0.81	0.38	0.52	126
630	0.29	0.04	0.07	126
631	0.28	0.06	0.10	148
632	0.91	0.61	0.74	140
633	0.50	0.02	0.03	128
634	0.40	0.16	0.22	128
635	0.00	0.00	0.00	140
636	0.95	0.41	0.57	130
637	0.62	0.23	0.34	126
638	0.75	0.08	0.15	143
639	0.67	0.31	0.42	121
640	0.16	0.04	0.07	117
641	0.36	0.12	0.19	112
642	0.46	0.14	0.21	137
643	0.96	0.61	0.74	141
644	0.71	0.37	0.49	127
645	0.28	0.06	0.10	128
646	0.10	0.01	0.01	124
647	0.11	0.03	0.05	138
648	0.13	0.03	0.04	119
649	0.00	0.00	0.00	137
650	0.33	0.01	0.02	121
651	0.07	0.02	0.03	108
652	0.72	0.41	0.52	122
653	0.61	0.26	0.36	139
654	0.40	0.02	0.03	112
655	0.53	0.14	0.22	125
656	0.64	0.19	0.29	124
657	0.30	0.08	0.12	117
658	0.50	0.20	0.28	116
659	0.37	0.08	0.14	130
660	0.15	0.02	0.03	121
661	0.75	0.35	0.48	124
662	0.48	0.12	0.19	121
663	0.84	0.63	0.72	126
664	0.00	0.00	0.00	118
665	0.18	0.06	0.09	113
666	0.00	0.00	0.00	128
667	0.53	0.12	0.20	139
668	0.29	0.04	0.07	131
669	0.26	0.05	0.08	127
670	0.47	0.07	0.12	125
671	0.33	0.02	0.03	111
672	0.55	0.37	0.44	127
673	0.72	0.48	0.57	130
674	0.19	0.02	0.04	130
675	0.60	0.20	0.30	126
676	0.15	0.02	0.03	104
677	0.53	0.14	0.22	127
678	0.57	0.15	0.24	130
679	0.26	0.10	0.14	112
680	0.43	0.09	0.15	131
681	0.00	0.00	0.00	140
682	0.53	0.35	0.42	114
683	0.78	0.12	0.22	112
684	0.35	0.06	0.10	115
685	0.66	0.15	0.24	128
686	0.57	0.10	0.17	122
687	0.25	0.03	0.05	109
688	0.29	0.02	0.03	108
689	0.00	0.00	0.00	125
690	0.50	0.01	0.02	117
691	0.36	0.09	0.15	127
692	0.80	0.35	0.49	129
693	0.42	0.16	0.23	118
694	0.72	0.37	0.49	151
695	0.67	0.29	0.41	112
696	0.81	0.22	0.34	119
697	0.19	0.05	0.07	109
698	0.58	0.33	0.42	122
699	0.96	0.49	0.65	102
700	0.29	0.07	0.11	102
701	0.46	0.26	0.33	107
702	0.25	0.03	0.05	105
703	0.25	0.01	0.02	113
704	0.62	0.27	0.37	98
705	0.21	0.05	0.08	100

706	0.72	0.33	0.45	131
707	0.45	0.21	0.29	112
708	0.44	0.03	0.06	119
709	0.28	0.07	0.11	105
710	0.18	0.03	0.04	117
711	0.39	0.14	0.21	115
712	0.41	0.10	0.16	129
713	0.68	0.27	0.38	101
714	0.57	0.10	0.17	122
715	0.00	0.00	0.00	97
716	0.38	0.16	0.23	116
717	0.43	0.08	0.14	110
718	0.38	0.04	0.08	113
719	0.75	0.49	0.59	110
720	0.78	0.05	0.10	130
721	0.00	0.00	0.00	104
722	0.89	0.66	0.75	119
723	0.00	0.00	0.00	108
724	0.43	0.22	0.29	112
725	0.32	0.05	0.08	126
726	0.93	0.67	0.78	120
727	0.30	0.05	0.09	130
728	0.67	0.02	0.04	103
729	0.70	0.17	0.28	111
730	0.33	0.03	0.05	110
731	0.00	0.00	0.00	96
732	0.55	0.05	0.10	112
733	0.39	0.08	0.13	90
734	0.28	0.11	0.15	95
735	0.80	0.39	0.52	116
736	0.40	0.02	0.03	128
737	0.25	0.09	0.13	93
738	0.89	0.15	0.26	107
739	0.58	0.29	0.39	99
740	0.40	0.04	0.07	105
741	0.46	0.05	0.09	116
742	0.68	0.43	0.53	105
743	0.40	0.19	0.26	84
744	0.44	0.14	0.21	102
745	0.69	0.23	0.34	111
746	0.36	0.10	0.15	104
747	0.44	0.14	0.21	110
748	0.58	0.21	0.30	92
749	0.87	0.57	0.69	106
750	0.00	0.00	0.00	116
751	0.28	0.09	0.14	109
752	0.85	0.54	0.66	104
753	1.00	0.01	0.02	119
754	0.27	0.06	0.10	96
755	0.17	0.04	0.06	104
756	0.00	0.00	0.00	101
757	0.50	0.19	0.28	114
758	0.00	0.00	0.00	112
759	0.67	0.04	0.08	95
760	0.00	0.00	0.00	102
761	0.31	0.11	0.17	105
762	0.57	0.25	0.35	109
763	0.09	0.01	0.02	112
764	0.94	0.40	0.56	116
765	0.60	0.31	0.41	109
766	0.00	0.00	0.00	96
767	0.50	0.09	0.15	114
768	0.00	0.00	0.00	99
769	0.65	0.15	0.25	98
770	0.48	0.21	0.30	107
771	0.00	0.00	0.00	103
772	0.00	0.00	0.00	96
773	0.00	0.00	0.00	106
774	0.76	0.33	0.46	97
775	0.27	0.03	0.06	91
776	0.00	0.00	0.00	101
777	0.76	0.38	0.50	109
778	0.00	0.00	0.00	104
779	0.33	0.08	0.13	116
780	0.00	0.00	0.00	102
781	0.85	0.26	0.40	106
782	0.64	0.15	0.24	108

783	0.80	0.08	0.15	95
784	0.91	0.36	0.52	108
785	0.94	0.43	0.59	113
786	0.40	0.06	0.10	109
787	0.78	0.41	0.54	112
788	0.00	0.00	0.00	104
789	0.43	0.17	0.25	92
790	0.44	0.06	0.11	116
791	0.29	0.04	0.07	96
792	0.58	0.15	0.24	118
793	0.64	0.27	0.38	106
794	0.26	0.06	0.10	93
795	0.80	0.31	0.45	103
796	0.39	0.12	0.18	104
797	0.57	0.09	0.16	89
798	0.55	0.06	0.11	97
799	0.00	0.00	0.00	92
800	0.55	0.14	0.22	85
801	1.00	0.04	0.08	93
802	0.79	0.28	0.41	93
803	0.36	0.13	0.19	102
804	0.65	0.12	0.20	108
805	0.87	0.37	0.52	111
806	0.61	0.14	0.23	98
807	0.20	0.03	0.06	94
808	0.15	0.02	0.04	84
809	0.84	0.32	0.46	100
810	0.22	0.02	0.04	92
811	0.37	0.11	0.17	88
812	0.39	0.13	0.20	104
813	0.50	0.04	0.08	90
814	0.38	0.07	0.12	109
815	0.23	0.04	0.06	81
816	0.70	0.22	0.33	96
817	0.98	0.53	0.69	88
818	0.56	0.24	0.33	101
819	0.94	0.45	0.61	103
820	0.00	0.00	0.00	94
821	0.72	0.17	0.27	108
822	0.29	0.06	0.09	90
823	0.81	0.44	0.57	97
824	0.50	0.02	0.04	90
825	0.52	0.23	0.32	102
826	0.12	0.01	0.02	85
827	0.20	0.02	0.03	109
828	0.30	0.03	0.05	103
829	0.98	0.40	0.56	106
830	0.88	0.26	0.40	108
831	0.50	0.04	0.07	84
832	0.00	0.00	0.00	98
833	0.77	0.26	0.39	92
834	0.50	0.10	0.17	91
835	0.87	0.28	0.43	92
836	0.28	0.07	0.11	104
837	0.63	0.24	0.34	102
838	0.22	0.07	0.11	111
839	0.00	0.00	0.00	96
840	0.41	0.15	0.22	86
841	0.34	0.10	0.16	105
842	0.20	0.01	0.02	92
843	0.39	0.16	0.23	86
844	0.00	0.00	0.00	108
845	0.45	0.06	0.11	82
846	0.22	0.04	0.07	101
847	0.97	0.60	0.74	94
848	1.00	0.41	0.58	101
849	0.39	0.14	0.20	88
850	0.88	0.36	0.51	81
851	0.79	0.10	0.18	109
852	0.45	0.13	0.20	101
853	0.25	0.03	0.06	91
854	0.29	0.06	0.10	95
855	0.20	0.01	0.02	99
856	0.14	0.01	0.02	79
857	0.67	0.32	0.43	91
858	0.00	0.00	0.00	89
859	0.42	0.09	0.15	91

860	0.49	0.19	0.28	88
861	0.32	0.07	0.11	101
862	0.51	0.30	0.37	81
863	0.69	0.20	0.31	101
864	0.28	0.11	0.16	80
865	0.00	0.00	0.00	97
866	0.88	0.46	0.60	94
867	0.00	0.00	0.00	97
868	0.29	0.07	0.11	91
869	0.35	0.09	0.14	88
870	0.53	0.25	0.34	112
871	0.93	0.57	0.71	94
872	0.00	0.00	0.00	84
873	0.89	0.53	0.66	74
874	0.91	0.53	0.67	80
875	0.46	0.23	0.31	79
876	0.56	0.07	0.12	71
877	0.77	0.26	0.39	92
878	1.00	0.08	0.15	99
879	0.56	0.14	0.23	98
880	0.37	0.18	0.24	82
881	0.70	0.35	0.47	80
882	0.91	0.55	0.69	94
883	0.07	0.01	0.02	102
884	0.88	0.22	0.35	95
885	0.91	0.57	0.70	87
886	0.20	0.01	0.02	88
887	0.41	0.08	0.13	90
888	0.84	0.46	0.60	104
889	0.20	0.01	0.02	93
890	0.14	0.02	0.04	83
891	0.00	0.00	0.00	92
892	0.58	0.17	0.26	88
893	0.00	0.00	0.00	74
894	1.00	0.40	0.57	98
895	0.47	0.22	0.30	73
896	0.00	0.00	0.00	87
897	0.29	0.03	0.05	73
898	0.58	0.22	0.32	86
899	0.24	0.08	0.12	100
900	0.43	0.14	0.21	93
901	0.82	0.36	0.50	86
902	0.38	0.07	0.12	107
903	0.43	0.03	0.06	97
904	0.52	0.17	0.26	88
905	0.00	0.00	0.00	94
906	0.14	0.02	0.04	83
907	0.00	0.00	0.00	85
908	0.00	0.00	0.00	90
909	0.14	0.01	0.02	83
910	0.60	0.07	0.13	83
911	0.19	0.03	0.06	87
912	0.94	0.38	0.54	87
913	0.56	0.10	0.18	86
914	0.52	0.16	0.25	91
915	0.25	0.02	0.04	87
916	0.00	0.00	0.00	92
917	0.00	0.00	0.00	92
918	0.81	0.37	0.51	78
919	0.44	0.10	0.16	81
920	0.00	0.00	0.00	87
921	0.00	0.00	0.00	95
922	0.85	0.27	0.41	82
923	0.33	0.02	0.04	89
924	0.00	0.00	0.00	73
925	0.41	0.09	0.14	82
926	0.43	0.03	0.06	91
927	0.38	0.10	0.15	83
928	0.33	0.03	0.05	79
929	0.55	0.07	0.12	89
930	0.29	0.07	0.11	85
931	0.00	0.00	0.00	95
932	0.25	0.01	0.02	80
933	0.50	0.07	0.12	72
934	0.64	0.29	0.40	79
935	0.52	0.15	0.23	75
936	0.70	0.22	0.34	85

937	0.47	0.09	0.16	75
938	0.23	0.09	0.13	69
939	0.00	0.00	0.00	85
940	0.11	0.01	0.02	72
941	0.00	0.00	0.00	69
942	0.44	0.09	0.14	94
943	0.00	0.00	0.00	85
944	0.94	0.36	0.52	89
945	0.19	0.04	0.06	77
946	0.78	0.15	0.25	93
947	0.00	0.00	0.00	81
948	0.95	0.50	0.66	78
949	0.00	0.00	0.00	75
950	0.00	0.00	0.00	80
951	0.12	0.01	0.02	88
952	0.29	0.03	0.05	80
953	1.00	0.71	0.83	85
954	0.83	0.55	0.66	71
955	0.00	0.00	0.00	80
956	0.81	0.37	0.51	68
957	0.87	0.52	0.65	75
958	0.43	0.13	0.20	90
959	0.81	0.15	0.25	87
960	0.89	0.38	0.53	87
961	0.74	0.29	0.42	68
962	0.65	0.26	0.37	86
963	0.57	0.19	0.28	85
964	0.43	0.15	0.23	78
965	0.76	0.44	0.56	88
966	0.93	0.46	0.61	85
967	0.52	0.23	0.32	70
968	0.33	0.04	0.07	82
969	0.88	0.47	0.61	92
970	0.31	0.05	0.09	73
971	0.00	0.00	0.00	77
972	0.46	0.16	0.24	82
973	0.80	0.10	0.18	80
974	0.12	0.01	0.02	83
975	0.98	0.58	0.73	76
976	0.00	0.00	0.00	85
977	0.00	0.00	0.00	65
978	0.57	0.11	0.19	72
979	0.33	0.02	0.04	85
980	0.23	0.05	0.08	64
981	0.25	0.03	0.05	76
982	0.58	0.07	0.13	96
983	0.94	0.31	0.46	94
984	0.29	0.02	0.04	87
985	0.33	0.01	0.03	75
986	0.00	0.00	0.00	79
987	0.00	0.00	0.00	86
988	0.50	0.01	0.02	88
989	0.00	0.00	0.00	84
990	0.52	0.14	0.22	95
991	0.37	0.15	0.22	71
992	0.57	0.38	0.46	68
993	0.00	0.00	0.00	75
994	0.00	0.00	0.00	90
995	0.95	0.43	0.60	83
996	0.89	0.43	0.58	79
997	0.71	0.08	0.14	64
998	0.27	0.04	0.07	74
999	0.81	0.36	0.50	81
1000	0.00	0.00	0.00	74
1001	0.14	0.02	0.03	62
1002	0.67	0.25	0.37	71
1003	0.00	0.00	0.00	72
1004	0.50	0.08	0.14	75
1005	0.93	0.53	0.67	72
1006	0.52	0.15	0.23	81
1007	0.00	0.00	0.00	74
1008	0.17	0.01	0.03	72
1009	0.00	0.00	0.00	75
1010	0.47	0.16	0.24	91
1011	0.59	0.18	0.27	90
1012	0.62	0.25	0.36	80
1013	0.00	0.00	0.00	88

1014	0.80	0.06	0.11	71
1015	0.57	0.11	0.18	74
1016	0.88	0.22	0.35	68
1017	0.70	0.39	0.50	71
1018	0.65	0.21	0.32	80
1019	0.00	0.00	0.00	83
1020	0.46	0.08	0.14	74
1021	0.93	0.49	0.64	78
1022	0.86	0.32	0.47	77
1023	0.12	0.01	0.02	78
1024	0.68	0.31	0.43	67
1025	0.50	0.01	0.02	80
1026	0.69	0.23	0.35	77
1027	0.80	0.32	0.46	88
1028	0.24	0.06	0.09	70
1029	0.00	0.00	0.00	79
1030	0.33	0.07	0.12	67
1031	0.88	0.47	0.61	75
1032	0.56	0.28	0.38	64
1033	0.88	0.21	0.34	70
1034	0.17	0.06	0.09	69
1035	0.44	0.10	0.16	72
1036	0.30	0.04	0.07	79
1037	0.24	0.05	0.08	84
1038	0.00	0.00	0.00	87
1039	0.68	0.35	0.46	65
1040	0.72	0.36	0.48	73
1041	0.00	0.00	0.00	77
1042	0.27	0.05	0.09	77
1043	0.16	0.07	0.09	60
1044	0.00	0.00	0.00	73
1045	0.00	0.00	0.00	67
1046	0.43	0.04	0.07	83
1047	1.00	0.40	0.57	70
1048	1.00	0.02	0.03	65
1049	0.62	0.14	0.22	74
1050	0.50	0.02	0.03	62
1051	0.58	0.16	0.25	70
1052	0.00	0.00	0.00	69
1053	0.25	0.08	0.12	72
1054	0.44	0.15	0.23	72
1055	0.90	0.52	0.66	73
1056	0.74	0.34	0.46	92
1057	0.67	0.05	0.10	73
1058	0.31	0.12	0.17	68
1059	0.00	0.00	0.00	71
1060	0.33	0.10	0.16	69
1061	0.85	0.24	0.37	72
1062	0.44	0.29	0.35	66
1063	0.14	0.01	0.02	84
1064	0.00	0.00	0.00	78
1065	0.81	0.45	0.58	66
1066	0.21	0.04	0.07	69
1067	0.11	0.01	0.02	80
1068	1.00	0.01	0.03	71
1069	0.52	0.18	0.27	60
1070	0.20	0.01	0.02	77
1071	0.88	0.29	0.43	80
1072	0.25	0.06	0.10	80
1073	0.00	0.00	0.00	74
1074	0.21	0.04	0.07	69
1075	0.44	0.07	0.12	56
1076	0.32	0.13	0.18	63
1077	0.58	0.19	0.29	58
1078	0.00	0.00	0.00	63
1079	0.83	0.24	0.37	85
1080	0.52	0.15	0.24	78
1081	0.00	0.00	0.00	84
1082	0.74	0.42	0.54	73
1083	0.09	0.02	0.03	55
1084	0.51	0.26	0.34	70
1085	0.69	0.26	0.38	85
1086	0.00	0.00	0.00	68
1087	0.40	0.02	0.05	82
1088	0.00	0.00	0.00	67
1089	0.81	0.44	0.57	78
1090	0.70	0.11	0.19	64

1091	0.35	0.09	0.15	75
1092	0.38	0.16	0.23	61
1093	0.65	0.17	0.28	63
1094	0.00	0.00	0.00	77
1095	0.36	0.13	0.19	70
1096	0.86	0.34	0.48	71
1097	0.44	0.12	0.18	69
1098	0.58	0.22	0.32	63
1099	0.80	0.49	0.61	67
1100	0.57	0.06	0.11	68
1101	0.00	0.00	0.00	57
1102	0.90	0.54	0.67	69
1103	0.14	0.01	0.03	70
1104	0.40	0.05	0.09	75
1105	0.21	0.05	0.08	62
1106	0.25	0.01	0.03	72
1107	0.00	0.00	0.00	76
1108	0.00	0.00	0.00	72
1109	0.00	0.00	0.00	86
1110	0.85	0.43	0.57	82
1111	0.00	0.00	0.00	70
1112	0.50	0.01	0.03	72
1113	0.65	0.24	0.35	70
1114	0.20	0.02	0.03	57
1115	0.25	0.04	0.07	68
1116	0.00	0.00	0.00	64
1117	0.29	0.03	0.05	66
1118	0.50	0.11	0.18	81
1119	0.68	0.24	0.35	63
1120	0.15	0.06	0.09	62
1121	0.00	0.00	0.00	79
1122	0.80	0.21	0.34	56
1123	0.24	0.06	0.09	71
1124	0.00	0.00	0.00	78
1125	0.80	0.06	0.11	66
1126	0.00	0.00	0.00	62
1127	0.75	0.18	0.29	66
1128	0.00	0.00	0.00	70
1129	0.94	0.46	0.62	65
1130	0.85	0.37	0.51	63
1131	0.89	0.52	0.66	79
1132	0.38	0.07	0.12	67
1133	0.00	0.00	0.00	64
1134	0.20	0.03	0.05	67
1135	0.73	0.21	0.32	78
1136	0.44	0.07	0.13	54
1137	0.00	0.00	0.00	64
1138	0.39	0.09	0.15	76
1139	0.00	0.00	0.00	64
1140	0.00	0.00	0.00	67
1141	0.06	0.01	0.02	70
1142	0.44	0.06	0.11	66
1143	0.74	0.40	0.52	62
1144	0.00	0.00	0.00	67
1145	0.43	0.06	0.11	47
1146	0.35	0.09	0.14	69
1147	0.71	0.40	0.51	63
1148	0.37	0.10	0.16	70
1149	0.41	0.13	0.19	55
1150	0.57	0.33	0.42	49
1151	0.57	0.07	0.12	58
1152	0.00	0.00	0.00	65
1153	0.00	0.00	0.00	67
1154	0.00	0.00	0.00	66
1155	0.94	0.52	0.67	62
1156	0.62	0.07	0.12	72
1157	0.90	0.42	0.57	62
1158	0.00	0.00	0.00	60
1159	0.43	0.16	0.23	64
1160	0.30	0.05	0.09	59
1161	0.10	0.02	0.03	55
1162	0.51	0.29	0.37	63
1163	0.77	0.36	0.49	64
1164	0.00	0.00	0.00	54
1165	0.32	0.10	0.15	62
1166	0.00	0.00	0.00	73
1167	0.46	0.21	0.29	56

1168	0.33	0.03	0.06	60
1169	0.35	0.11	0.17	63
1170	0.80	0.05	0.10	73
1171	0.60	0.31	0.41	58
1172	0.29	0.03	0.06	59
1173	0.23	0.04	0.07	68
1174	0.45	0.14	0.22	63
1175	0.98	0.60	0.74	70
1176	0.87	0.42	0.57	62
1177	0.00	0.00	0.00	62
1178	0.00	0.00	0.00	45
1179	0.97	0.37	0.53	79
1180	0.70	0.12	0.21	58
1181	0.88	0.30	0.44	71
1182	0.12	0.02	0.03	56
1183	0.00	0.00	0.00	63
1184	0.00	0.00	0.00	72
1185	0.33	0.04	0.06	56
1186	0.82	0.19	0.30	75
1187	0.17	0.02	0.03	57
1188	0.45	0.08	0.14	60
1189	0.25	0.02	0.03	65
1190	0.50	0.01	0.03	68
1191	0.59	0.16	0.25	62
1192	0.00	0.00	0.00	68
1193	0.00	0.00	0.00	66
1194	0.40	0.04	0.06	57
1195	0.11	0.01	0.03	67
1196	0.88	0.10	0.18	69
1197	0.36	0.06	0.10	66
1198	0.40	0.03	0.06	62
1199	0.33	0.08	0.14	59
1200	0.92	0.21	0.34	57
1201	1.00	0.31	0.47	62
1202	0.87	0.47	0.61	58
1203	0.00	0.00	0.00	67
1204	0.63	0.35	0.45	74
1205	0.50	0.02	0.04	55
1206	0.55	0.09	0.16	65
1207	0.47	0.11	0.17	75
1208	0.63	0.20	0.30	61
1209	0.69	0.39	0.49	62
1210	0.14	0.02	0.03	59
1211	0.50	0.19	0.28	47
1212	0.00	0.00	0.00	59
1213	0.95	0.36	0.52	59
1214	1.00	0.03	0.05	74
1215	0.25	0.02	0.03	65
1216	0.00	0.00	0.00	60
1217	0.53	0.19	0.27	54
1218	0.00	0.00	0.00	62
1219	0.93	0.68	0.79	78
1220	0.85	0.57	0.68	72
1221	0.75	0.35	0.48	60
1222	0.43	0.14	0.21	63
1223	0.00	0.00	0.00	66
1224	0.56	0.14	0.23	69
1225	0.00	0.00	0.00	69
1226	0.80	0.18	0.29	68
1227	0.53	0.17	0.26	58
1228	0.00	0.00	0.00	51
1229	0.00	0.00	0.00	59
1230	0.00	0.00	0.00	75
1231	0.50	0.11	0.18	64
1232	0.00	0.00	0.00	66
1233	0.29	0.03	0.06	58
1234	0.00	0.00	0.00	63
1235	0.06	0.02	0.03	62
1236	0.00	0.00	0.00	57
1237	1.00	0.01	0.03	77
1238	0.81	0.40	0.54	52
1239	0.86	0.30	0.45	63
1240	0.90	0.40	0.55	48
1241	0.00	0.00	0.00	71
1242	0.79	0.18	0.29	62
1243	0.43	0.10	0.16	61
1244	0.00	0.00	0.00	5.3

1245	0.09	0.01	0.02	75
1246	0.38	0.05	0.10	55
1247	0.50	0.02	0.04	55
1248	0.00	0.00	0.00	49
1249	0.33	0.05	0.09	74
1250	0.97	0.47	0.64	59
1251	0.38	0.14	0.21	56
1252	0.33	0.10	0.15	63
1253	0.59	0.21	0.31	48
1254	0.95	0.60	0.73	62
1255	0.00	0.00	0.00	69
1256	0.30	0.05	0.08	65
1257	0.00	0.00	0.00	62
1258	0.39	0.14	0.20	51
1259	0.62	0.12	0.21	64
1260	0.00	0.00	0.00	64
1261	0.00	0.00	0.00	63
1262	0.93	0.22	0.36	58
1263	0.36	0.07	0.12	54
1264	0.00	0.00	0.00	62
1265	0.00	0.00	0.00	59
1266	0.90	0.46	0.60	57
1267	0.14	0.02	0.03	51
1268	0.25	0.04	0.07	46
1269	0.97	0.53	0.68	55
1270	0.88	0.10	0.18	69
1271	0.60	0.14	0.22	65
1272	0.38	0.08	0.14	60
1273	0.35	0.10	0.16	59
1274	0.25	0.05	0.08	62
1275	0.00	0.00	0.00	52
1276	0.40	0.07	0.12	57
1277	0.29	0.03	0.06	61
1278	0.70	0.11	0.19	62
1279	0.93	0.57	0.71	47
1280	0.25	0.03	0.06	63
1281	0.58	0.11	0.19	61
1282	0.60	0.18	0.28	50
1283	0.27	0.08	0.12	52
1284	0.68	0.23	0.35	56
1285	0.67	0.04	0.07	57
1286	0.71	0.10	0.18	49
1287	0.57	0.14	0.23	56
1288	0.57	0.27	0.36	49
1289	0.00	0.00	0.00	55
1290	0.00	0.00	0.00	68
1291	0.90	0.50	0.64	52
1292	0.29	0.03	0.05	73
1293	0.88	0.43	0.58	67
1294	0.00	0.00	0.00	54
1295	0.25	0.06	0.10	34
1296	1.00	0.34	0.51	56
1297	0.00	0.00	0.00	66
1298	1.00	0.03	0.06	68
1299	0.57	0.06	0.11	64
1300	0.91	0.50	0.65	64
1301	0.00	0.00	0.00	48
1302	0.00	0.00	0.00	63
1303	0.00	0.00	0.00	62
1304	0.50	0.02	0.04	54
1305	0.23	0.10	0.14	51
1306	0.22	0.07	0.11	55
1307	0.00	0.00	0.00	53
1308	0.61	0.31	0.41	54
1309	0.67	0.16	0.26	61
1310	0.00	0.00	0.00	42
1311	0.25	0.02	0.03	55
1312	0.00	0.00	0.00	64
1313	0.00	0.00	0.00	58
1314	0.90	0.36	0.51	50
1315	0.00	0.00	0.00	57
1316	0.59	0.22	0.32	46
1317	1.00	0.05	0.09	42
1318	0.50	0.22	0.30	74
1319	0.00	0.00	0.00	55
1320	0.00	0.00	0.00	59
1321	1.00	0.02	0.04	56

1322	0.00	0.00	0.00	61
1323	0.00	0.00	0.00	43
1324	0.47	0.18	0.26	45
1325	0.62	0.09	0.16	56
1326	0.72	0.35	0.47	52
1327	0.52	0.20	0.29	56
1328	0.00	0.00	0.00	56
1329	0.56	0.10	0.17	51
1330	0.00	0.00	0.00	54
1331	0.50	0.12	0.19	51
1332	0.00	0.00	0.00	48
1333	0.00	0.00	0.00	51
1334	0.00	0.00	0.00	38
1335	0.91	0.42	0.58	50
1336	0.00	0.00	0.00	48
1337	0.38	0.10	0.15	52
1338	0.58	0.21	0.31	52
1339	0.25	0.04	0.06	56
1340	0.50	0.04	0.07	52
1341	1.00	0.02	0.03	58
1342	0.00	0.00	0.00	56
1343	0.33	0.03	0.06	62
1344	0.93	0.32	0.47	44
1345	0.38	0.06	0.10	53
1346	0.20	0.02	0.03	53
1347	0.00	0.00	0.00	52
1348	0.50	0.10	0.17	58
1349	0.64	0.36	0.46	50
1350	0.00	0.00	0.00	62
1351	0.96	0.39	0.55	59
1352	0.00	0.00	0.00	57
1353	0.63	0.24	0.35	50
1354	0.67	0.11	0.19	55
1355	0.00	0.00	0.00	55
1356	0.17	0.02	0.03	56
1357	0.16	0.08	0.11	38
1358	0.20	0.04	0.06	53
1359	1.00	0.23	0.37	44
1360	1.00	0.23	0.38	56
1361	0.25	0.04	0.06	56
1362	1.00	0.33	0.49	46
1363	0.73	0.22	0.34	49
1364	0.00	0.00	0.00	66
1365	0.33	0.05	0.09	60
1366	0.86	0.11	0.19	56
1367	0.00	0.00	0.00	63
1368	0.53	0.15	0.23	67
1369	1.00	0.44	0.61	59
1370	0.94	0.33	0.48	49
1371	0.76	0.25	0.38	51
1372	0.20	0.02	0.04	50
1373	0.93	0.40	0.56	63
1374	0.20	0.02	0.03	55
1375	0.00	0.00	0.00	60
1376	0.52	0.18	0.27	60
1377	0.00	0.00	0.00	42
1378	0.94	0.30	0.45	54
1379	0.00	0.00	0.00	50
1380	0.00	0.00	0.00	45
1381	0.60	0.06	0.12	47
1382	0.11	0.02	0.03	54
1383	0.33	0.04	0.08	45
1384	0.00	0.00	0.00	52
1385	0.73	0.23	0.35	48
1386	0.60	0.06	0.11	50
1387	0.17	0.02	0.04	47
1388	0.75	0.16	0.26	57
1389	0.00	0.00	0.00	49
1390	0.55	0.27	0.36	44
1391	0.00	0.00	0.00	58
1392	0.77	0.19	0.30	54
1393	0.38	0.12	0.18	51
1394	0.50	0.02	0.04	51
1395	0.83	0.21	0.33	48
1396	0.67	0.13	0.22	61
1397	1.00	0.02	0.03	61
1398	0.62	0.15	0.24	55

1399	0.74	0.25	0.37	57
1400	0.50	0.06	0.11	49
1401	0.50	0.04	0.07	56
1402	0.54	0.13	0.22	52
1403	0.75	0.12	0.21	49
1404	0.92	0.80	0.86	41
1405	0.75	0.32	0.44	57
1406	0.33	0.02	0.04	54
1407	0.70	0.55	0.62	47
1408	0.38	0.07	0.12	41
1409	1.00	0.39	0.56	49
1410	1.00	0.44	0.61	48
1411	0.17	0.02	0.03	55
1412	0.73	0.13	0.23	60
1413	1.00	0.01	0.03	67
1414	0.00	0.00	0.00	50
1415	0.00	0.00	0.00	53
1416	0.40	0.10	0.16	59
1417	0.53	0.14	0.22	66
1418	0.67	0.04	0.08	50
1419	0.80	0.11	0.20	36
1420	0.30	0.06	0.11	47
1421	0.00	0.00	0.00	46
1422	0.38	0.10	0.16	51
1423	0.82	0.18	0.30	49
1424	0.50	0.07	0.12	56
1425	0.00	0.00	0.00	51
1426	0.67	0.04	0.07	53
1427	0.30	0.06	0.11	47
1428	0.00	0.00	0.00	39
1429	0.97	0.56	0.71	50
1430	0.86	0.20	0.33	59
1431	0.00	0.00	0.00	67
1432	0.00	0.00	0.00	53
1433	0.38	0.08	0.14	72
1434	0.62	0.10	0.17	51
1435	0.54	0.12	0.20	56
1436	0.67	0.11	0.18	56
1437	0.57	0.16	0.25	51
1438	0.00	0.00	0.00	46
1439	0.67	0.04	0.07	52
1440	0.00	0.00	0.00	41
1441	1.00	0.04	0.08	47
1442	1.00	0.02	0.04	45
1443	0.10	0.02	0.03	54
1444	0.15	0.04	0.06	52
1445	0.00	0.00	0.00	52
1446	0.61	0.25	0.35	44
1447	1.00	0.17	0.29	47
1448	0.00	0.00	0.00	48
1449	0.33	0.02	0.03	56
1450	0.00	0.00	0.00	54
1451	0.12	0.02	0.03	65
1452	0.50	0.07	0.13	55
1453	0.29	0.07	0.11	61
1454	0.00	0.00	0.00	62
1455	0.65	0.22	0.33	49
1456	0.20	0.02	0.03	53
1457	0.62	0.31	0.41	42
1458	0.75	0.05	0.10	59
1459	0.00	0.00	0.00	49
1460	0.71	0.10	0.18	50
1461	0.00	0.00	0.00	45
1462	0.42	0.11	0.17	47
1463	0.71	0.33	0.45	45
1464	1.00	0.04	0.08	50
1465	0.33	0.05	0.08	62
1466	0.00	0.00	0.00	51
1467	0.33	0.02	0.03	62
1468	0.93	0.48	0.63	54
1469	0.50	0.11	0.17	38
1470	0.81	0.26	0.40	65
1471	1.00	0.29	0.45	52
1472	0.50	0.09	0.15	44
1473	0.17	0.04	0.06	50
1474	0.00	0.00	0.00	56
1475	n n n	n n n	n n n	58

1470	v.vv	v.vv	v.vv	v.v
1476	0.12	0.02	0.03	58
1477	0.00	0.00	0.00	39
1478	0.96	0.48	0.64	50
1479	0.00	0.00	0.00	49
1480	0.00	0.00	0.00	41
1481	0.83	0.33	0.47	57
1482	0.00	0.00	0.00	49
1483	0.00	0.00	0.00	49
1484	1.00	0.10	0.18	59
1485	0.93	0.28	0.43	47
1486	0.50	0.02	0.04	53
1487	0.00	0.00	0.00	42
1488	0.00	0.00	0.00	47
1489	0.33	0.02	0.04	52
1490	0.72	0.30	0.42	44
1491	0.00	0.00	0.00	47
1492	0.81	0.25	0.39	51
1493	0.00	0.00	0.00	39
1494	0.00	0.00	0.00	38
1495	0.40	0.12	0.19	49
1496	0.62	0.16	0.26	49
1497	0.00	0.00	0.00	51
1498	1.00	0.04	0.07	52
1499	0.50	0.06	0.11	48
1500	0.00	0.00	0.00	51
1501	0.25	0.02	0.03	56
1502	0.00	0.00	0.00	48
1503	0.82	0.48	0.61	58
1504	0.50	0.02	0.04	44
1505	0.00	0.00	0.00	45
1506	0.20	0.02	0.04	44
1507	0.00	0.00	0.00	55
1508	0.33	0.04	0.08	45
1509	0.62	0.17	0.27	46
1510	0.00	0.00	0.00	46
1511	0.00	0.00	0.00	43
1512	0.89	0.19	0.31	42
1513	0.00	0.00	0.00	44
1514	0.58	0.33	0.42	45
1515	1.00	0.48	0.65	42
1516	1.00	0.36	0.53	42
1517	0.22	0.10	0.14	49
1518	1.00	0.18	0.30	51
1519	0.50	0.02	0.04	47
1520	0.00	0.00	0.00	48
1521	0.00	0.00	0.00	54
1522	0.22	0.05	0.09	38
1523	0.00	0.00	0.00	44
1524	0.67	0.04	0.07	55
1525	0.00	0.00	0.00	47
1526	0.00	0.00	0.00	55
1527	0.00	0.00	0.00	48
1528	0.67	0.04	0.07	54
1529	0.67	0.06	0.12	63
1530	0.77	0.25	0.38	40
1531	0.00	0.00	0.00	40
1532	0.22	0.04	0.07	48
1533	0.00	0.00	0.00	49
1534	0.00	0.00	0.00	45
1535	1.00	0.19	0.32	42
1536	1.00	0.06	0.11	54
1537	0.64	0.12	0.21	56
1538	0.50	0.03	0.05	38
1539	0.00	0.00	0.00	47
1540	0.44	0.10	0.16	40
1541	0.82	0.20	0.32	46
1542	1.00	0.15	0.26	46
1543	0.25	0.02	0.04	42
1544	0.70	0.33	0.45	48
1545	1.00	0.02	0.05	41
1546	0.00	0.00	0.00	35
1547	0.00	0.00	0.00	45
1548	0.20	0.04	0.06	55
1549	0.88	0.30	0.44	47
1550	1.00	0.12	0.22	48
1551	0.84	0.68	0.75	40
1552	0.67	0.04	0.07	51

1552	0.01	0.04	0.01	0.1
1553	0.75	0.07	0.12	44
1554	0.91	0.20	0.32	51
1555	0.00	0.00	0.00	59
1556	0.50	0.18	0.27	60
1557	1.00	0.07	0.12	46
1558	0.67	0.05	0.09	43
1559	0.00	0.00	0.00	52
1560	0.67	0.09	0.16	44
1561	0.95	0.50	0.66	38
1562	0.40	0.10	0.15	42
1563	0.30	0.06	0.10	49
1564	1.00	0.15	0.25	48
1565	1.00	0.38	0.56	52
1566	0.97	0.63	0.76	46
1567	0.00	0.00	0.00	46
1568	0.81	0.44	0.57	39
1569	0.57	0.09	0.15	47
1570	0.60	0.12	0.21	48
1571	0.00	0.00	0.00	47
1572	0.00	0.00	0.00	52
1573	0.00	0.00	0.00	31
1574	0.95	0.38	0.55	55
1575	0.14	0.02	0.04	49
1576	1.00	0.43	0.61	46
1577	0.25	0.02	0.03	55
1578	0.00	0.00	0.00	42
1579	0.89	0.20	0.32	41
1580	0.00	0.00	0.00	47
1581	0.40	0.08	0.13	50
1582	0.00	0.00	0.00	47
1583	0.50	0.11	0.18	54
1584	0.50	0.04	0.08	49
1585	0.25	0.06	0.09	35
1586	0.00	0.00	0.00	43
1587	0.64	0.13	0.22	53
1588	0.00	0.00	0.00	49
1589	0.00	0.00	0.00	44
1590	0.50	0.05	0.09	39
1591	0.00	0.00	0.00	36
1592	0.00	0.00	0.00	46
1593	0.75	0.22	0.34	55
1594	0.91	0.21	0.34	47
1595	1.00	0.22	0.35	51
1596	0.00	0.00	0.00	42
1597	0.00	0.00	0.00	50
1598	0.53	0.20	0.29	40
1599	0.00	0.00	0.00	38
1600	0.00	0.00	0.00	47
1601	0.88	0.38	0.53	37
1602	0.25	0.02	0.03	62
1603	0.00	0.00	0.00	43
1604	0.00	0.00	0.00	66
1605	0.33	0.03	0.06	33
1606	0.00	0.00	0.00	35
1607	1.00	0.29	0.44	42
1608	0.96	0.57	0.71	44
1609	0.67	0.05	0.09	40
1610	0.91	0.46	0.61	46
1611	0.33	0.04	0.07	55
1612	0.88	0.35	0.50	43
1613	0.00	0.00	0.00	51
1614	0.69	0.24	0.35	38
1615	0.00	0.00	0.00	47
1616	0.45	0.10	0.16	51
1617	0.00	0.00	0.00	52
1618	0.25	0.02	0.04	43
1619	1.00	0.03	0.05	37
1620	0.00	0.00	0.00	50
1621	0.00	0.00	0.00	44
1622	0.56	0.12	0.20	41
1623	0.50	0.13	0.21	46
1624	1.00	0.05	0.09	42
1625	0.94	0.33	0.49	48
1626	0.20	0.02	0.04	51
1627	0.00	0.00	0.00	37
1628	0.20	0.04	0.07	48
1629	0.00	0.00	0.00	42

1629	0.00	0.00	0.00	43
1630	0.00	0.00	0.00	50
1631	0.00	0.00	0.00	41
1632	0.29	0.04	0.08	45
1633	0.90	0.40	0.55	45
1634	0.43	0.11	0.17	56
1635	0.71	0.27	0.39	44
1636	1.00	0.33	0.50	39
1637	0.74	0.27	0.40	51
1638	0.00	0.00	0.00	31
1639	0.00	0.00	0.00	53
1640	1.00	0.19	0.31	59
1641	0.20	0.03	0.05	35
1642	0.38	0.10	0.15	52
1643	0.00	0.00	0.00	32
1644	0.00	0.00	0.00	45
1645	0.00	0.00	0.00	50
1646	0.36	0.08	0.13	52
1647	0.53	0.26	0.34	39
1648	0.25	0.02	0.03	56
1649	0.75	0.32	0.45	37
1650	0.30	0.07	0.12	42
1651	0.62	0.09	0.16	55
1652	0.89	0.47	0.62	34
1653	0.83	0.12	0.22	40
1654	0.00	0.00	0.00	45
1655	0.00	0.00	0.00	56
1656	0.00	0.00	0.00	50
1657	0.00	0.00	0.00	46
1658	0.84	0.37	0.52	43
1659	0.88	0.45	0.59	49
1660	0.80	0.23	0.36	52
1661	1.00	0.02	0.04	54
1662	0.00	0.00	0.00	43
1663	0.00	0.00	0.00	59
1664	0.00	0.00	0.00	45
1665	0.00	0.00	0.00	51
1666	0.00	0.00	0.00	47
1667	0.17	0.02	0.04	50
1668	0.86	0.30	0.44	40
1669	0.25	0.03	0.05	38
1670	1.00	0.14	0.24	37
1671	0.50	0.02	0.04	51
1672	0.86	0.51	0.64	47
1673	0.86	0.12	0.21	49
1674	0.25	0.02	0.04	45
1675	0.00	0.00	0.00	46
1676	0.00	0.00	0.00	45
1677	0.38	0.07	0.11	45
1678	0.00	0.00	0.00	43
1679	1.00	0.02	0.04	52
1680	0.60	0.07	0.13	41
1681	0.00	0.00	0.00	41
1682	0.00	0.00	0.00	35
1683	0.67	0.05	0.09	41
1684	0.50	0.11	0.19	35
1685	1.00	0.02	0.04	53
1686	0.00	0.00	0.00	43
1687	0.00	0.00	0.00	39
1688	0.00	0.00	0.00	38
1689	0.50	0.18	0.26	51
1690	0.50	0.06	0.11	47
1691	0.00	0.00	0.00	30
1692	0.64	0.23	0.34	30
1693	0.00	0.00	0.00	47
1694	0.00	0.00	0.00	51
1695	0.00	0.00	0.00	43
1696	0.86	0.30	0.44	40
1697	0.00	0.00	0.00	33
1698	0.00	0.00	0.00	45
1699	0.00	0.00	0.00	42
1700	1.00	0.42	0.59	45
1701	0.83	0.38	0.53	39
1702	0.00	0.00	0.00	56
1703	1.00	0.36	0.53	44
1704	0.83	0.34	0.48	44
1705	1.00	0.40	0.57	40
1706	1.00	0.00	0.00	45

1706	1.00	0.23	0.31	35
1707	0.00	0.00	0.00	32
1708	1.00	0.27	0.42	45
1709	0.00	0.00	0.00	37
1710	0.00	0.00	0.00	47
1711	0.25	0.07	0.11	30
1712	0.00	0.00	0.00	38
1713	0.00	0.00	0.00	39
1714	0.73	0.31	0.43	36
1715	0.00	0.00	0.00	38
1716	0.20	0.02	0.03	55
1717	0.60	0.07	0.13	42
1718	0.55	0.24	0.33	46
1719	0.54	0.14	0.22	51
1720	0.27	0.11	0.16	35
1721	0.85	0.47	0.61	36
1722	0.89	0.42	0.57	38
1723	0.92	0.30	0.45	40
1724	0.67	0.04	0.07	53
1725	0.00	0.00	0.00	27
1726	0.20	0.02	0.04	48
1727	0.83	0.50	0.62	38
1728	0.18	0.05	0.08	38
1729	0.86	0.11	0.19	57
1730	0.85	0.47	0.60	47
1731	0.00	0.00	0.00	48
1732	0.00	0.00	0.00	41
1733	0.15	0.06	0.09	33
1734	0.33	0.05	0.09	37
1735	0.50	0.04	0.08	45
1736	0.95	0.41	0.57	44
1737	0.80	0.26	0.39	47
1738	1.00	0.38	0.55	48
1739	0.25	0.02	0.04	48
1740	0.00	0.00	0.00	51
1741	0.91	0.24	0.38	42
1742	0.93	0.29	0.44	45
1743	1.00	0.14	0.24	43
1744	0.00	0.00	0.00	50
1745	1.00	0.25	0.40	40
1746	0.67	0.16	0.26	49
1747	0.00	0.00	0.00	37
1748	0.83	0.42	0.56	36
1749	0.40	0.05	0.09	41
1750	0.00	0.00	0.00	41
1751	0.91	0.29	0.44	34
1752	0.00	0.00	0.00	37
1753	0.80	0.20	0.31	41
1754	0.00	0.00	0.00	46
1755	0.00	0.00	0.00	35
1756	0.59	0.22	0.32	46
1757	0.00	0.00	0.00	44
1758	0.50	0.05	0.09	43
1759	0.17	0.03	0.06	30
1760	0.00	0.00	0.00	46
1761	0.00	0.00	0.00	39
1762	0.00	0.00	0.00	41
1763	0.00	0.00	0.00	47
1764	0.86	0.18	0.29	34
1765	0.00	0.00	0.00	32
1766	0.71	0.29	0.41	42
1767	0.90	0.24	0.38	38
1768	0.00	0.00	0.00	35
1769	0.57	0.12	0.20	33
1770	0.67	0.05	0.10	39
1771	0.00	0.00	0.00	37
1772	0.54	0.15	0.23	48
1773	1.00	0.33	0.49	46
1774	0.67	0.14	0.23	44
1775	0.50	0.02	0.03	63
1776	0.80	0.10	0.18	40
1777	1.00	0.03	0.05	39
1778	0.50	0.08	0.14	38
1779	0.00	0.00	0.00	44
1780	0.92	0.55	0.69	44
1781	0.67	0.05	0.09	40
1782	0.33	0.05	0.08	43
1783	0.00	0.00	0.00	44

1783	0.00	0.00	0.00	39
1784	0.44	0.09	0.15	44
1785	0.71	0.13	0.22	38
1786	0.00	0.00	0.00	39
1787	1.00	0.05	0.09	44
1788	0.00	0.00	0.00	46
1789	0.70	0.17	0.28	40
1790	0.75	0.27	0.39	45
1791	0.00	0.00	0.00	39
1792	0.20	0.05	0.08	41
1793	0.71	0.21	0.33	47
1794	0.38	0.07	0.12	43
1795	0.76	0.38	0.51	34
1796	0.72	0.40	0.51	45
1797	1.00	0.19	0.32	31
1798	0.25	0.06	0.09	36
1799	0.68	0.27	0.39	55
1800	0.00	0.00	0.00	30
1801	0.00	0.00	0.00	35
1802	1.00	0.23	0.37	48
1803	0.12	0.03	0.04	38
1804	0.00	0.00	0.00	35
1805	0.00	0.00	0.00	32
1806	0.71	0.27	0.39	37
1807	1.00	0.19	0.32	37
1808	0.00	0.00	0.00	36
1809	0.00	0.00	0.00	42
1810	0.00	0.00	0.00	42
1811	0.00	0.00	0.00	35
1812	0.57	0.10	0.17	39
1813	0.71	0.28	0.40	36
1814	0.43	0.06	0.11	48
1815	1.00	0.44	0.62	45
1816	0.75	0.26	0.39	34
1817	0.67	0.19	0.29	32
1818	1.00	0.27	0.43	44
1819	0.00	0.00	0.00	46
1820	0.00	0.00	0.00	40
1821	0.00	0.00	0.00	37
1822	0.00	0.00	0.00	35
1823	0.00	0.00	0.00	33
1824	0.00	0.00	0.00	38
1825	1.00	0.05	0.10	38
1826	0.73	0.18	0.29	45
1827	0.00	0.00	0.00	36
1828	0.00	0.00	0.00	45
1829	0.96	0.68	0.80	38
1830	0.17	0.03	0.05	35
1831	0.75	0.26	0.39	34
1832	0.50	0.03	0.06	33
1833	0.60	0.13	0.21	23
1834	0.50	0.02	0.04	44
1835	0.00	0.00	0.00	50
1836	1.00	0.05	0.09	44
1837	0.86	0.26	0.40	46
1838	0.00	0.00	0.00	33
1839	0.60	0.20	0.30	45
1840	0.00	0.00	0.00	37
1841	1.00	0.03	0.05	39
1842	0.00	0.00	0.00	40
1843	0.00	0.00	0.00	41
1844	0.33	0.05	0.08	43
1845	0.00	0.00	0.00	36
1846	0.00	0.00	0.00	38
1847	0.00	0.00	0.00	33
1848	0.00	0.00	0.00	37
1849	1.00	0.12	0.21	34
1850	0.00	0.00	0.00	42
1851	0.60	0.41	0.48	37
1852	0.80	0.11	0.19	37
1853	0.91	0.24	0.38	41
1854	1.00	0.45	0.62	40
1855	0.00	0.00	0.00	40
1856	0.00	0.00	0.00	39
1857	0.00	0.00	0.00	30
1858	0.33	0.02	0.04	49
1859	0.67	0.28	0.39	29
---	- - -	- - -	- - -	- -

1860	0.00	0.00	0.00	45
1861	0.25	0.05	0.08	40
1862	0.90	0.23	0.37	39
1863	0.00	0.00	0.00	37
1864	0.81	0.35	0.49	37
1865	0.91	0.28	0.43	36
1866	0.00	0.00	0.00	39
1867	0.38	0.07	0.12	42
1868	0.73	0.25	0.37	44
1869	0.00	0.00	0.00	39
1870	0.00	0.00	0.00	46
1871	0.00	0.00	0.00	43
1872	0.14	0.03	0.05	34
1873	0.40	0.04	0.08	47
1874	0.57	0.10	0.17	39
1875	0.33	0.03	0.05	36
1876	0.56	0.14	0.22	37
1877	0.00	0.00	0.00	47
1878	0.50	0.06	0.11	48
1879	0.67	0.19	0.29	32
1880	0.87	0.28	0.43	46
1881	0.17	0.03	0.05	38
1882	0.00	0.00	0.00	36
1883	0.00	0.00	0.00	40
1884	0.38	0.09	0.14	34
1885	0.00	0.00	0.00	41
1886	0.00	0.00	0.00	42
1887	0.00	0.00	0.00	38
1888	1.00	0.02	0.04	49
1889	1.00	0.42	0.59	36
1890	0.70	0.19	0.30	36
1891	0.67	0.23	0.34	44
1892	0.33	0.04	0.07	24
1893	0.00	0.00	0.00	36
1894	1.00	0.39	0.56	46
1895	0.00	0.00	0.00	33
1896	1.00	0.12	0.21	42
1897	0.00	0.00	0.00	35
1898	0.00	0.00	0.00	31
1899	0.71	0.33	0.45	36
1900	0.00	0.00	0.00	30
1901	0.62	0.10	0.18	49
1902	0.67	0.12	0.20	34
1903	1.00	0.07	0.14	40
1904	0.00	0.00	0.00	42
1905	0.00	0.00	0.00	44
1906	0.84	0.34	0.48	47
1907	0.00	0.00	0.00	46
1908	0.57	0.33	0.42	36
1909	1.00	0.06	0.11	35
1910	0.00	0.00	0.00	46
1911	0.00	0.00	0.00	39
1912	0.85	0.29	0.43	38
1913	0.00	0.00	0.00	38
1914	0.73	0.19	0.30	43
1915	0.84	0.52	0.64	31
1916	0.33	0.08	0.12	39
1917	0.00	0.00	0.00	38
1918	0.75	0.20	0.32	45
1919	0.58	0.19	0.29	37
1920	0.00	0.00	0.00	29
1921	0.00	0.00	0.00	31
1922	0.61	0.34	0.44	41
1923	0.17	0.02	0.03	54
1924	0.80	0.12	0.22	32
1925	0.00	0.00	0.00	32
1926	0.00	0.00	0.00	38
1927	0.94	0.38	0.54	42
1928	0.00	0.00	0.00	41
1929	0.00	0.00	0.00	47
1930	1.00	0.40	0.57	30
1931	1.00	0.05	0.09	41
1932	0.00	0.00	0.00	40
1933	0.62	0.19	0.29	43
1934	0.00	0.00	0.00	42
1935	0.33	0.06	0.10	36
1936	0.57	0.29	0.38	42

1937	1.00	0.03	0.05	36
1938	0.94	0.50	0.65	32
1939	1.00	0.12	0.21	50
1940	0.33	0.03	0.05	35
1941	0.00	0.00	0.00	41
1942	0.80	0.20	0.32	40
1943	0.00	0.00	0.00	38
1944	0.84	0.47	0.60	34
1945	0.00	0.00	0.00	42
1946	0.90	0.32	0.47	28
1947	0.00	0.00	0.00	37
1948	0.00	0.00	0.00	32
1949	0.00	0.00	0.00	32
1950	0.69	0.35	0.46	26
1951	0.00	0.00	0.00	49
1952	0.00	0.00	0.00	32
1953	0.50	0.03	0.06	31
1954	0.71	0.12	0.21	40
1955	0.00	0.00	0.00	47
1956	1.00	0.07	0.13	43
1957	0.00	0.00	0.00	38
1958	0.77	0.26	0.39	38
1959	0.00	0.00	0.00	34
1960	0.32	0.21	0.25	39
1961	1.00	0.03	0.06	34
1962	0.20	0.02	0.04	42
1963	0.60	0.09	0.16	32
1964	0.00	0.00	0.00	41
1965	0.33	0.02	0.04	42
1966	0.00	0.00	0.00	37
1967	0.00	0.00	0.00	41
1968	0.86	0.60	0.71	30
1969	0.50	0.24	0.32	25
1970	0.50	0.15	0.23	40
1971	0.00	0.00	0.00	43
1972	0.00	0.00	0.00	42
1973	0.00	0.00	0.00	32
1974	0.00	0.00	0.00	33
1975	1.00	0.21	0.35	28
1976	0.00	0.00	0.00	35
1977	0.92	0.22	0.36	49
1978	1.00	0.33	0.49	49
1979	0.00	0.00	0.00	34
1980	0.00	0.00	0.00	28
1981	1.00	0.24	0.38	34
1982	0.00	0.00	0.00	30
1983	0.50	0.03	0.05	40
1984	0.00	0.00	0.00	38
1985	0.00	0.00	0.00	42
1986	0.00	0.00	0.00	32
1987	0.00	0.00	0.00	37
1988	0.25	0.03	0.05	34
1989	0.75	0.15	0.24	41
1990	0.00	0.00	0.00	34
1991	0.00	0.00	0.00	34
1992	0.00	0.00	0.00	30
1993	0.67	0.17	0.27	36
1994	0.83	0.16	0.26	32
1995	0.00	0.00	0.00	38
1996	0.00	0.00	0.00	32
1997	0.00	0.00	0.00	39
1998	0.00	0.00	0.00	32
1999	0.73	0.18	0.29	44
2000	0.50	0.02	0.05	41
2001	1.00	0.24	0.39	37
2002	0.30	0.08	0.12	38
2003	0.00	0.00	0.00	31
2004	0.00	0.00	0.00	35
2005	0.80	0.24	0.36	34
2006	0.80	0.24	0.36	34
2007	1.00	0.06	0.12	31
2008	0.00	0.00	0.00	40
2009	1.00	0.25	0.40	40
2010	0.40	0.05	0.09	39
2011	0.62	0.14	0.22	37
2012	0.00	0.00	0.00	35
2013	0.00	0.00	0.00	27

2014	0.00	0.00	0.00	38
2015	0.00	0.00	0.00	34
2016	0.00	0.00	0.00	33
2017	0.00	0.00	0.00	31
2018	1.00	0.06	0.11	34
2019	0.00	0.00	0.00	40
2020	0.00	0.00	0.00	29
2021	0.00	0.00	0.00	34
2022	0.00	0.00	0.00	37
2023	0.54	0.23	0.33	30
2024	0.00	0.00	0.00	34
2025	0.00	0.00	0.00	36
2026	0.92	0.22	0.36	49
2027	0.00	0.00	0.00	22
2028	0.94	0.38	0.55	39
2029	0.00	0.00	0.00	36
2030	1.00	0.49	0.65	37
2031	0.90	0.28	0.43	32
2032	1.00	0.17	0.29	41
2033	0.00	0.00	0.00	28
2034	0.30	0.08	0.12	38
2035	0.00	0.00	0.00	26
2036	0.00	0.00	0.00	33
2037	0.00	0.00	0.00	32
2038	0.80	0.22	0.34	37
2039	0.00	0.00	0.00	32
2040	0.55	0.15	0.24	40
2041	0.40	0.07	0.12	29
2042	0.00	0.00	0.00	30
2043	0.00	0.00	0.00	33
2044	0.00	0.00	0.00	35
2045	0.50	0.18	0.26	34
2046	0.50	0.03	0.06	31
2047	0.50	0.06	0.11	32
2048	0.00	0.00	0.00	36
2049	1.00	0.02	0.05	43
2050	0.00	0.00	0.00	27
2051	0.50	0.10	0.16	31
2052	0.00	0.00	0.00	34
2053	0.00	0.00	0.00	32
2054	0.71	0.11	0.19	45
2055	0.00	0.00	0.00	39
2056	0.95	0.58	0.72	33
2057	0.40	0.05	0.09	38
2058	0.25	0.03	0.05	33
2059	0.00	0.00	0.00	44
2060	1.00	0.46	0.63	35
2061	0.40	0.10	0.16	40
2062	0.00	0.00	0.00	31
2063	1.00	0.44	0.61	32
2064	0.00	0.00	0.00	45
2065	0.93	0.40	0.56	35
2066	0.00	0.00	0.00	37
2067	0.40	0.06	0.10	35
2068	0.00	0.00	0.00	43
2069	0.00	0.00	0.00	26
2070	0.00	0.00	0.00	40
2071	1.00	0.46	0.63	37
2072	0.00	0.00	0.00	31
2073	0.40	0.11	0.18	35
2074	0.00	0.00	0.00	35
2075	0.00	0.00	0.00	31
2076	0.00	0.00	0.00	30
2077	0.83	0.18	0.29	28
2078	0.00	0.00	0.00	37
2079	0.00	0.00	0.00	38
2080	0.00	0.00	0.00	28
2081	0.00	0.00	0.00	28
2082	0.00	0.00	0.00	33
2083	1.00	0.11	0.19	28
2084	1.00	0.26	0.41	23
2085	0.84	0.46	0.59	35
2086	0.60	0.08	0.14	39
2087	0.00	0.00	0.00	31
2088	0.00	0.00	0.00	25
2089	0.77	0.46	0.58	37
2090	0.00	0.00	0.00	34

2091	0.00	0.00	0.00	34
2092	0.00	0.00	0.00	38
2093	0.00	0.00	0.00	36
2094	0.29	0.06	0.10	33
2095	0.40	0.05	0.09	40
2096	0.67	0.11	0.18	38
2097	0.33	0.04	0.07	25
2098	0.00	0.00	0.00	33
2099	1.00	0.19	0.32	42
2100	0.00	0.00	0.00	29
2101	0.00	0.00	0.00	29
2102	0.50	0.06	0.10	35
2103	0.67	0.10	0.17	40
2104	0.00	0.00	0.00	42
2105	0.00	0.00	0.00	36
2106	0.00	0.00	0.00	33
2107	0.00	0.00	0.00	33
2108	0.00	0.00	0.00	34
2109	0.00	0.00	0.00	42
2110	0.00	0.00	0.00	28
2111	0.40	0.05	0.09	40
2112	1.00	0.04	0.08	24
2113	0.00	0.00	0.00	36
2114	0.43	0.09	0.15	33
2115	0.00	0.00	0.00	32
2116	0.67	0.15	0.24	27
2117	0.00	0.00	0.00	30
2118	0.79	0.38	0.51	29
2119	0.50	0.07	0.12	28
2120	0.94	0.46	0.62	35
2121	0.00	0.00	0.00	35
2122	0.00	0.00	0.00	37
2123	0.00	0.00	0.00	35
2124	0.40	0.06	0.10	35
2125	0.00	0.00	0.00	37
2126	0.00	0.00	0.00	35
2127	0.40	0.06	0.11	32
2128	0.36	0.13	0.20	30
2129	0.00	0.00	0.00	32
2130	0.00	0.00	0.00	41
2131	1.00	0.04	0.07	26
2132	0.00	0.00	0.00	34
2133	0.00	0.00	0.00	29
2134	0.00	0.00	0.00	36
2135	0.00	0.00	0.00	29
2136	0.00	0.00	0.00	35
2137	0.83	0.37	0.51	27
2138	0.00	0.00	0.00	35
2139	0.85	0.37	0.51	30
2140	0.00	0.00	0.00	33
2141	0.67	0.05	0.10	38
2142	0.00	0.00	0.00	37
2143	1.00	0.10	0.18	31
2144	0.71	0.14	0.24	35
2145	1.00	0.37	0.54	38
2146	1.00	0.17	0.29	35
2147	0.38	0.15	0.22	33
2148	0.00	0.00	0.00	32
2149	0.67	0.05	0.10	37
2150	0.00	0.00	0.00	41
2151	0.00	0.00	0.00	39
2152	0.00	0.00	0.00	36
2153	0.00	0.00	0.00	31
2154	0.00	0.00	0.00	30
2155	1.00	0.42	0.59	26
2156	0.00	0.00	0.00	32
2157	0.00	0.00	0.00	38
2158	0.00	0.00	0.00	33
2159	0.00	0.00	0.00	32
2160	0.33	0.03	0.06	32
2161	0.00	0.00	0.00	34
2162	0.50	0.22	0.31	27
2163	0.00	0.00	0.00	37
2164	1.00	0.03	0.06	30
2165	0.00	0.00	0.00	35
2166	0.56	0.21	0.30	24
2167	0.00	0.00	0.00	37

2168	0.87	0.50	0.63	26
2169	0.00	0.00	0.00	27
2170	0.00	0.00	0.00	39
2171	0.00	0.00	0.00	25
2172	0.00	0.00	0.00	33
2173	0.00	0.00	0.00	39
2174	0.94	0.43	0.59	35
2175	1.00	0.33	0.50	30
2176	0.00	0.00	0.00	36
2177	0.33	0.04	0.06	28
2178	0.00	0.00	0.00	34
2179	0.00	0.00	0.00	35
2180	0.00	0.00	0.00	23
2181	0.00	0.00	0.00	34
2182	0.00	0.00	0.00	27
2183	1.00	0.08	0.15	25
2184	0.00	0.00	0.00	33
2185	1.00	0.15	0.26	33
2186	0.33	0.16	0.21	19
2187	0.00	0.00	0.00	38
2188	0.00	0.00	0.00	20
2189	0.00	0.00	0.00	32
2190	0.33	0.06	0.11	31
2191	0.67	0.12	0.21	33
2192	0.00	0.00	0.00	28
2193	1.00	0.06	0.11	36
2194	0.00	0.00	0.00	35
2195	0.00	0.00	0.00	26
2196	0.00	0.00	0.00	32
2197	0.00	0.00	0.00	34
2198	1.00	0.03	0.06	33
2199	0.00	0.00	0.00	27
2200	0.60	0.10	0.17	31
2201	0.00	0.00	0.00	22
2202	0.00	0.00	0.00	28
2203	0.75	0.19	0.30	32
2204	0.00	0.00	0.00	34
2205	0.00	0.00	0.00	27
2206	1.00	0.11	0.21	35
2207	0.00	0.00	0.00	32
2208	1.00	0.03	0.06	31
2209	0.00	0.00	0.00	34
2210	0.00	0.00	0.00	31
2211	0.00	0.00	0.00	38
2212	1.00	0.03	0.07	29
2213	1.00	0.08	0.15	24
2214	0.00	0.00	0.00	26
2215	0.60	0.08	0.14	39
2216	0.50	0.11	0.18	28
2217	0.00	0.00	0.00	29
2218	0.00	0.00	0.00	39
2219	0.00	0.00	0.00	26
2220	0.00	0.00	0.00	29
2221	1.00	0.41	0.58	22
2222	0.00	0.00	0.00	28
2223	1.00	0.08	0.15	37
2224	0.00	0.00	0.00	31
2225	0.20	0.03	0.04	40
2226	1.00	0.18	0.31	33
2227	0.00	0.00	0.00	41
2228	0.00	0.00	0.00	33
2229	0.00	0.00	0.00	29
2230	0.00	0.00	0.00	34
2231	0.00	0.00	0.00	28
2232	0.86	0.23	0.36	26
2233	0.00	0.00	0.00	27
2234	1.00	0.23	0.38	26
2235	1.00	0.39	0.57	33
2236	0.00	0.00	0.00	33
2237	0.64	0.19	0.30	36
2238	1.00	0.16	0.27	38
2239	0.00	0.00	0.00	27
2240	0.93	0.37	0.53	35
2241	0.00	0.00	0.00	41
2242	0.50	0.03	0.06	30
2243	0.00	0.00	0.00	29
2244	0.00	0.00	0.00	37

2245	0.50	0.15	0.24	39
2246	0.00	0.00	0.00	29
2247	0.00	0.00	0.00	30
2248	0.00	0.00	0.00	37
2249	0.00	0.00	0.00	33
2250	0.50	0.04	0.07	27
2251	0.00	0.00	0.00	31
2252	0.00	0.00	0.00	27
2253	0.00	0.00	0.00	32
2254	0.73	0.23	0.35	35
2255	0.00	0.00	0.00	37
2256	0.00	0.00	0.00	33
2257	0.82	0.45	0.58	20
2258	0.00	0.00	0.00	28
2259	0.43	0.13	0.20	23
2260	0.00	0.00	0.00	31
2261	1.00	0.10	0.19	29
2262	0.60	0.12	0.19	26
2263	0.00	0.00	0.00	32
2264	0.00	0.00	0.00	35
2265	0.00	0.00	0.00	33
2266	0.67	0.23	0.34	35
2267	0.00	0.00	0.00	30
2268	0.50	0.05	0.08	22
2269	0.00	0.00	0.00	31
2270	0.00	0.00	0.00	32
2271	0.00	0.00	0.00	28
2272	0.83	0.19	0.31	26
2273	0.00	0.00	0.00	27
2274	0.00	0.00	0.00	33
2275	0.00	0.00	0.00	33
2276	0.50	0.09	0.15	22
2277	0.00	0.00	0.00	33
2278	0.00	0.00	0.00	36
2279	1.00	0.32	0.49	34
2280	0.00	0.00	0.00	24
2281	0.00	0.00	0.00	26
2282	0.40	0.09	0.15	22
2283	0.20	0.04	0.06	28
2284	0.00	0.00	0.00	43
2285	0.00	0.00	0.00	31
2286	0.00	0.00	0.00	30
2287	0.00	0.00	0.00	32
2288	0.00	0.00	0.00	28
2289	0.88	0.19	0.31	37
2290	0.00	0.00	0.00	23
2291	0.00	0.00	0.00	33
2292	0.50	0.03	0.06	33
2293	0.00	0.00	0.00	29
2294	0.00	0.00	0.00	28
2295	0.00	0.00	0.00	29
2296	0.00	0.00	0.00	24
2297	0.00	0.00	0.00	28
2298	1.00	0.15	0.27	26
2299	0.00	0.00	0.00	28
2300	1.00	0.10	0.18	31
2301	0.00	0.00	0.00	28
2302	0.00	0.00	0.00	34
2303	0.50	0.04	0.07	27
2304	0.00	0.00	0.00	31
2305	0.00	0.00	0.00	38
2306	0.00	0.00	0.00	37
2307	0.83	0.36	0.50	28
2308	1.00	0.04	0.07	28
2309	0.00	0.00	0.00	26
2310	1.00	0.21	0.35	28
2311	0.00	0.00	0.00	29
2312	1.00	0.11	0.19	38
2313	0.50	0.04	0.07	25
2314	1.00	0.05	0.09	22
2315	0.00	0.00	0.00	33
2316	0.00	0.00	0.00	30
2317	0.00	0.00	0.00	37
2318	0.00	0.00	0.00	26
2319	0.20	0.05	0.08	21
2320	0.00	0.00	0.00	29
2321	0.00	0.00	0.00	23

2322	0.00	0.00	0.00	33
2323	0.00	0.00	0.00	29
2324	0.00	0.00	0.00	29
2325	0.40	0.10	0.15	21
2326	0.00	0.00	0.00	36
2327	0.00	0.00	0.00	34
2328	0.00	0.00	0.00	25
2329	1.00	0.07	0.13	28
2330	0.00	0.00	0.00	30
2331	0.79	0.38	0.51	29
2332	0.00	0.00	0.00	32
2333	0.00	0.00	0.00	34
2334	0.50	0.03	0.06	30
2335	0.00	0.00	0.00	29
2336	1.00	0.03	0.06	30
2337	0.00	0.00	0.00	26
2338	0.92	0.40	0.56	30
2339	0.00	0.00	0.00	35
2340	0.00	0.00	0.00	26
2341	0.00	0.00	0.00	33
2342	1.00	0.15	0.27	39
2343	0.80	0.15	0.26	26
2344	0.00	0.00	0.00	39
2345	0.00	0.00	0.00	36
2346	0.00	0.00	0.00	37
2347	0.00	0.00	0.00	18
2348	0.60	0.10	0.17	31
2349	0.50	0.05	0.09	20
2350	0.00	0.00	0.00	32
2351	0.00	0.00	0.00	32
2352	0.00	0.00	0.00	28
2353	0.00	0.00	0.00	22
2354	0.92	0.33	0.49	36
2355	0.67	0.06	0.11	33
2356	0.00	0.00	0.00	31
2357	0.60	0.09	0.16	32
2358	0.12	0.05	0.07	19
2359	0.00	0.00	0.00	29
2360	0.00	0.00	0.00	27
2361	0.00	0.00	0.00	25
2362	1.00	0.04	0.08	24
2363	0.00	0.00	0.00	35
2364	0.00	0.00	0.00	32
2365	0.00	0.00	0.00	39
2366	0.00	0.00	0.00	32
2367	0.00	0.00	0.00	31
2368	0.00	0.00	0.00	32
2369	0.00	0.00	0.00	29
2370	0.00	0.00	0.00	32
2371	0.00	0.00	0.00	31
2372	0.00	0.00	0.00	32
2373	0.67	0.06	0.12	31
2374	0.00	0.00	0.00	30
2375	0.00	0.00	0.00	20
2376	0.83	0.18	0.29	28
2377	0.00	0.00	0.00	35
2378	0.00	0.00	0.00	24
2379	1.00	0.04	0.08	23
2380	0.00	0.00	0.00	31
2381	0.67	0.05	0.10	38
2382	0.00	0.00	0.00	26
2383	0.00	0.00	0.00	33
2384	0.00	0.00	0.00	36
2385	0.00	0.00	0.00	24
2386	0.54	0.33	0.41	21
2387	0.00	0.00	0.00	28
2388	0.00	0.00	0.00	22
2389	1.00	0.18	0.30	28
2390	0.88	0.20	0.33	35
2391	0.00	0.00	0.00	23
2392	0.00	0.00	0.00	27
2393	0.00	0.00	0.00	24
2394	1.00	0.43	0.61	23
2395	0.00	0.00	0.00	24
2396	1.00	0.03	0.06	31
2397	0.00	0.00	0.00	28
2398	0.00	0.00	0.00	35

2399	0.40	0.08	0.13	25
2400	0.00	0.00	0.00	33
2401	0.00	0.00	0.00	22
2402	0.25	0.03	0.05	36
2403	0.00	0.00	0.00	29
2404	0.50	0.08	0.13	26
2405	0.00	0.00	0.00	26
2406	0.58	0.42	0.49	26
2407	1.00	0.04	0.07	26
2408	1.00	0.03	0.06	32
2409	0.00	0.00	0.00	29
2410	0.00	0.00	0.00	26
2411	0.00	0.00	0.00	30
2412	0.00	0.00	0.00	30
2413	0.00	0.00	0.00	29
2414	0.00	0.00	0.00	33
2415	0.00	0.00	0.00	22
2416	0.00	0.00	0.00	27
2417	0.50	0.09	0.15	22
2418	0.00	0.00	0.00	33
2419	1.00	0.03	0.07	29
2420	0.00	0.00	0.00	38
2421	0.00	0.00	0.00	28
2422	0.00	0.00	0.00	25
2423	0.78	0.32	0.45	22
2424	0.50	0.03	0.05	35
2425	1.00	0.11	0.19	28
2426	0.50	0.03	0.06	34
2427	0.00	0.00	0.00	23
2428	0.00	0.00	0.00	30
2429	0.00	0.00	0.00	21
2430	0.00	0.00	0.00	26
2431	0.50	0.04	0.08	23
2432	0.00	0.00	0.00	33
2433	0.00	0.00	0.00	26
2434	0.78	0.48	0.60	29
2435	0.00	0.00	0.00	29
2436	0.00	0.00	0.00	29
2437	0.00	0.00	0.00	27
2438	0.00	0.00	0.00	26
2439	0.00	0.00	0.00	27
2440	0.00	0.00	0.00	28
2441	1.00	0.33	0.50	30
2442	0.00	0.00	0.00	26
2443	0.00	0.00	0.00	27
2444	0.00	0.00	0.00	30
2445	1.00	0.42	0.59	24
2446	0.00	0.00	0.00	21
2447	0.80	0.13	0.22	31
2448	1.00	0.04	0.08	23
2449	0.00	0.00	0.00	34
2450	0.00	0.00	0.00	33
2451	0.00	0.00	0.00	27
2452	1.00	0.07	0.13	29
2453	0.75	0.10	0.18	29
2454	0.00	0.00	0.00	28
2455	0.17	0.04	0.06	27
2456	0.00	0.00	0.00	25
2457	0.00	0.00	0.00	26
2458	0.71	0.16	0.26	31
2459	0.00	0.00	0.00	31
2460	0.00	0.00	0.00	30
2461	1.00	0.18	0.30	28
2462	0.67	0.07	0.12	30
2463	0.00	0.00	0.00	33
2464	0.00	0.00	0.00	29
2465	0.00	0.00	0.00	19
2466	0.00	0.00	0.00	25
2467	0.00	0.00	0.00	32
2468	0.00	0.00	0.00	29
2469	0.00	0.00	0.00	23
2470	0.92	0.41	0.56	27
2471	0.00	0.00	0.00	19
2472	0.00	0.00	0.00	25
2473	0.00	0.00	0.00	31
2474	0.00	0.00	0.00	27
2475	0.00	0.00	0.00	25

2476	0.92	0.37	0.52	30
2477	0.00	0.00	0.00	32
2478	0.67	0.07	0.13	28
2479	0.00	0.00	0.00	32
2480	0.00	0.00	0.00	36
2481	0.00	0.00	0.00	30
2482	0.00	0.00	0.00	23
2483	0.00	0.00	0.00	29
2484	0.62	0.22	0.32	23
2485	0.00	0.00	0.00	20
2486	0.00	0.00	0.00	24
2487	0.00	0.00	0.00	26
2488	0.00	0.00	0.00	27
2489	1.00	0.03	0.06	32
2490	0.00	0.00	0.00	32
2491	0.00	0.00	0.00	24
2492	0.50	0.19	0.27	27
2493	0.00	0.00	0.00	26
2494	0.00	0.00	0.00	24
2495	0.00	0.00	0.00	28
2496	0.00	0.00	0.00	20
2497	0.50	0.03	0.06	29
2498	1.00	0.18	0.30	34
2499	0.92	0.44	0.59	25
2500	0.00	0.00	0.00	30
2501	0.00	0.00	0.00	27
2502	0.50	0.14	0.22	28
2503	0.00	0.00	0.00	22
2504	0.00	0.00	0.00	26
2505	0.00	0.00	0.00	28
2506	0.33	0.04	0.08	23
2507	0.00	0.00	0.00	17
2508	0.00	0.00	0.00	25
2509	0.00	0.00	0.00	34
2510	0.00	0.00	0.00	24
2511	0.40	0.11	0.17	19
2512	0.00	0.00	0.00	27
2513	0.00	0.00	0.00	30
2514	0.75	0.12	0.21	24
2515	0.00	0.00	0.00	26
2516	0.00	0.00	0.00	18
2517	0.00	0.00	0.00	36
2518	1.00	0.03	0.06	30
2519	0.00	0.00	0.00	31
2520	0.00	0.00	0.00	33
2521	1.00	0.33	0.50	21
2522	0.00	0.00	0.00	12
2523	0.00	0.00	0.00	27
2524	0.89	0.35	0.50	23
2525	0.00	0.00	0.00	31
2526	0.00	0.00	0.00	35
2527	0.00	0.00	0.00	30
2528	0.00	0.00	0.00	24
2529	0.87	0.33	0.47	40
2530	0.25	0.03	0.05	33
2531	0.00	0.00	0.00	17
2532	0.00	0.00	0.00	29
2533	0.00	0.00	0.00	24
2534	1.00	0.07	0.13	28
2535	0.00	0.00	0.00	26
2536	0.00	0.00	0.00	26
2537	0.00	0.00	0.00	31
2538	0.00	0.00	0.00	28
2539	0.00	0.00	0.00	18
2540	0.67	0.20	0.31	30
2541	1.00	0.07	0.13	29
2542	0.00	0.00	0.00	23
2543	0.75	0.09	0.17	32
2544	1.00	0.19	0.31	27
2545	1.00	0.08	0.15	38
2546	1.00	0.04	0.07	26
2547	0.00	0.00	0.00	31
2548	0.00	0.00	0.00	27
2549	0.00	0.00	0.00	31
2550	0.67	0.08	0.14	26
2551	0.45	0.24	0.31	21
2552	0.00	0.00	0.00	28

	~
2553	0.00	0.00	0.00	31
2554	0.67	0.11	0.18	19
2555	1.00	0.17	0.30	23
2556	0.60	0.39	0.47	23
2557	0.00	0.00	0.00	19
2558	0.00	0.00	0.00	23
2559	0.00	0.00	0.00	26
2560	0.00	0.00	0.00	20
2561	0.14	0.06	0.08	17
2562	1.00	0.10	0.18	20
2563	0.80	0.16	0.27	25
2564	0.00	0.00	0.00	21
2565	0.00	0.00	0.00	28
2566	0.00	0.00	0.00	26
2567	0.00	0.00	0.00	30
2568	0.00	0.00	0.00	37
2569	0.75	0.27	0.40	22
2570	1.00	0.12	0.22	24
2571	0.00	0.00	0.00	20
2572	0.00	0.00	0.00	26
2573	1.00	0.07	0.12	30
2574	0.00	0.00	0.00	29
2575	0.00	0.00	0.00	28
2576	0.00	0.00	0.00	22
2577	0.00	0.00	0.00	25
2578	0.00	0.00	0.00	24
2579	0.00	0.00	0.00	29
2580	0.00	0.00	0.00	27
2581	0.00	0.00	0.00	29
2582	0.00	0.00	0.00	21
2583	1.00	0.13	0.23	23
2584	0.00	0.00	0.00	27
2585	0.86	0.70	0.78	27
2586	0.00	0.00	0.00	25
2587	1.00	0.21	0.34	29
2588	0.00	0.00	0.00	20
2589	0.00	0.00	0.00	28
2590	0.00	0.00	0.00	28
2591	0.00	0.00	0.00	29
2592	1.00	0.05	0.10	20
2593	0.00	0.00	0.00	31
2594	0.00	0.00	0.00	19
2595	0.00	0.00	0.00	31
2596	0.00	0.00	0.00	28
2597	0.67	0.06	0.11	32
2598	0.60	0.10	0.18	29
2599	0.00	0.00	0.00	20
2600	0.00	0.00	0.00	18
2601	0.00	0.00	0.00	14
2602	0.00	0.00	0.00	29
2603	0.25	0.04	0.07	26
2604	0.00	0.00	0.00	25
2605	0.00	0.00	0.00	23
2606	1.00	0.05	0.09	22
2607	0.00	0.00	0.00	25
2608	1.00	0.04	0.08	25
2609	0.00	0.00	0.00	30
2610	0.00	0.00	0.00	26
2611	0.00	0.00	0.00	26
2612	0.00	0.00	0.00	30
2613	0.00	0.00	0.00	28
2614	0.00	0.00	0.00	28
2615	0.00	0.00	0.00	32
2616	0.00	0.00	0.00	23
2617	0.00	0.00	0.00	21
2618	0.00	0.00	0.00	26
2619	0.00	0.00	0.00	29
2620	0.86	0.32	0.46	19
2621	0.00	0.00	0.00	28
2622	0.00	0.00	0.00	23
2623	0.00	0.00	0.00	26
2624	0.00	0.00	0.00	24
2625	0.00	0.00	0.00	24
2626	0.00	0.00	0.00	30
2627	0.00	0.00	0.00	28
2628	0.83	0.29	0.43	17
2629	0.00	0.00	0.00	31

2630	0.00	0.00	0.00	30
2631	0.00	0.00	0.00	33
2632	0.00	0.00	0.00	31
2633	0.86	0.16	0.27	37
2634	0.00	0.00	0.00	21
2635	0.00	0.00	0.00	30
2636	0.00	0.00	0.00	22
2637	0.00	0.00	0.00	24
2638	0.00	0.00	0.00	29
2639	0.00	0.00	0.00	29
2640	0.00	0.00	0.00	20
2641	0.00	0.00	0.00	27
2642	0.00	0.00	0.00	28
2643	0.00	0.00	0.00	29
2644	0.89	0.31	0.46	26
2645	0.00	0.00	0.00	22
2646	0.00	0.00	0.00	20
2647	0.67	0.07	0.13	27
2648	0.00	0.00	0.00	30
2649	0.00	0.00	0.00	19
2650	0.00	0.00	0.00	15
2651	0.00	0.00	0.00	32
2652	0.00	0.00	0.00	19
2653	0.00	0.00	0.00	28
2654	1.00	0.35	0.52	23
2655	0.00	0.00	0.00	27
2656	0.00	0.00	0.00	26
2657	0.00	0.00	0.00	31
2658	0.00	0.00	0.00	21
2659	0.50	0.04	0.07	28
2660	0.00	0.00	0.00	24
2661	0.00	0.00	0.00	18
2662	0.83	0.19	0.31	26
2663	0.00	0.00	0.00	26
2664	0.00	0.00	0.00	28
2665	0.00	0.00	0.00	22
2666	0.67	0.07	0.13	28
2667	0.00	0.00	0.00	31
2668	0.00	0.00	0.00	18
2669	0.00	0.00	0.00	32
2670	0.00	0.00	0.00	24
2671	0.00	0.00	0.00	22
2672	0.00	0.00	0.00	23
2673	0.93	0.56	0.70	25
2674	0.50	0.04	0.07	26
2675	1.00	0.13	0.23	23
2676	0.00	0.00	0.00	23
2677	0.00	0.00	0.00	24
2678	0.00	0.00	0.00	26
2679	0.00	0.00	0.00	19
2680	0.00	0.00	0.00	19
2681	0.00	0.00	0.00	21
2682	0.89	0.27	0.41	30
2683	0.00	0.00	0.00	28
2684	0.00	0.00	0.00	26
2685	0.00	0.00	0.00	23
2686	0.50	0.11	0.18	28
2687	0.00	0.00	0.00	21
2688	0.00	0.00	0.00	32
2689	0.00	0.00	0.00	27
2690	1.00	0.17	0.30	23
2691	0.00	0.00	0.00	23
2692	0.00	0.00	0.00	24
2693	0.00	0.00	0.00	24
2694	0.00	0.00	0.00	20
2695	0.00	0.00	0.00	29
2696	0.00	0.00	0.00	20
2697	0.80	0.15	0.26	26
2698	0.00	0.00	0.00	30
2699	0.00	0.00	0.00	20
2700	0.00	0.00	0.00	25
2701	1.00	0.04	0.08	23
2702	0.00	0.00	0.00	24
2703	0.40	0.08	0.14	24
2704	0.00	0.00	0.00	29
2705	0.00	0.00	0.00	36
2706	n 20	n 03	n 06	29

z...v	v...v	v...v	v...v	z..
2707	0.00	0.00	0.00	25
2708	0.00	0.00	0.00	21
2709	0.67	0.07	0.13	28
2710	0.00	0.00	0.00	14
2711	0.00	0.00	0.00	28
2712	0.00	0.00	0.00	21
2713	0.00	0.00	0.00	33
2714	0.00	0.00	0.00	21
2715	0.50	0.04	0.08	23
2716	0.00	0.00	0.00	26
2717	0.00	0.00	0.00	22
2718	0.50	0.07	0.12	30
2719	0.00	0.00	0.00	25
2720	0.00	0.00	0.00	25
2721	0.00	0.00	0.00	23
2722	0.00	0.00	0.00	20
2723	0.00	0.00	0.00	29
2724	0.00	0.00	0.00	20
2725	0.78	0.33	0.47	21
2726	0.00	0.00	0.00	25
2727	0.00	0.00	0.00	27
2728	0.00	0.00	0.00	24
2729	1.00	0.33	0.50	15
2730	0.00	0.00	0.00	26
2731	0.00	0.00	0.00	28
2732	0.00	0.00	0.00	30
2733	0.00	0.00	0.00	35
2734	0.80	0.17	0.28	24
2735	0.00	0.00	0.00	17
2736	0.50	0.19	0.28	26
2737	0.00	0.00	0.00	22
2738	0.00	0.00	0.00	33
2739	0.00	0.00	0.00	29
2740	0.00	0.00	0.00	28
2741	1.00	0.33	0.50	27
2742	1.00	0.52	0.69	23
2743	0.00	0.00	0.00	23
2744	0.00	0.00	0.00	20
2745	0.00	0.00	0.00	28
2746	0.00	0.00	0.00	25
2747	0.00	0.00	0.00	22
2748	0.00	0.00	0.00	24
2749	0.00	0.00	0.00	28
2750	1.00	0.10	0.19	29
2751	0.00	0.00	0.00	25
2752	0.00	0.00	0.00	23
2753	0.00	0.00	0.00	30
2754	0.00	0.00	0.00	20
2755	0.00	0.00	0.00	23
2756	0.00	0.00	0.00	26
2757	1.00	0.06	0.11	18
2758	0.80	0.22	0.35	18
2759	0.00	0.00	0.00	23
2760	0.00	0.00	0.00	30
2761	0.00	0.00	0.00	18
2762	0.00	0.00	0.00	21
2763	0.00	0.00	0.00	20
2764	0.00	0.00	0.00	17
2765	0.00	0.00	0.00	28
2766	1.00	0.06	0.11	18
2767	0.00	0.00	0.00	24
2768	1.00	0.25	0.40	24
2769	0.00	0.00	0.00	23
2770	0.00	0.00	0.00	19
2771	0.00	0.00	0.00	23
2772	1.00	0.11	0.19	19
2773	0.00	0.00	0.00	19
2774	1.00	0.24	0.38	21
2775	0.00	0.00	0.00	19
2776	0.00	0.00	0.00	23
2777	0.00	0.00	0.00	29
2778	0.00	0.00	0.00	21
2779	0.00	0.00	0.00	20
2780	0.00	0.00	0.00	23
2781	0.00	0.00	0.00	26
2782	0.00	0.00	0.00	31
2783	n n n	n n n	n n n	21

z	v...v	v...v	v...v	z
2784	0.00	0.00	0.00	23
2785	0.00	0.00	0.00	17
2786	0.00	0.00	0.00	26
2787	0.00	0.00	0.00	27
2788	0.71	0.20	0.31	25
2789	0.00	0.00	0.00	21
2790	0.00	0.00	0.00	23
2791	0.00	0.00	0.00	29
2792	0.00	0.00	0.00	35
2793	0.00	0.00	0.00	18
2794	0.00	0.00	0.00	17
2795	0.00	0.00	0.00	21
2796	0.00	0.00	0.00	19
2797	1.00	0.05	0.09	21
2798	0.00	0.00	0.00	17
2799	0.00	0.00	0.00	22
2800	1.00	0.04	0.08	24
2801	0.50	0.11	0.17	19
2802	0.00	0.00	0.00	23
2803	0.00	0.00	0.00	17
2804	0.00	0.00	0.00	23
2805	0.00	0.00	0.00	22
2806	0.00	0.00	0.00	24
2807	0.00	0.00	0.00	18
2808	1.00	0.04	0.08	24
2809	1.00	0.04	0.08	24
2810	0.00	0.00	0.00	20
2811	0.00	0.00	0.00	20
2812	0.00	0.00	0.00	23
2813	0.00	0.00	0.00	24
2814	0.00	0.00	0.00	17
2815	0.00	0.00	0.00	26
2816	0.00	0.00	0.00	16
2817	0.00	0.00	0.00	23
2818	0.00	0.00	0.00	26
2819	0.25	0.07	0.11	14
2820	0.00	0.00	0.00	22
2821	1.00	0.10	0.17	21
2822	0.00	0.00	0.00	24
2823	0.00	0.00	0.00	18
2824	0.00	0.00	0.00	26
2825	0.00	0.00	0.00	18
2826	0.75	0.15	0.25	20
2827	0.00	0.00	0.00	17
2828	0.00	0.00	0.00	25
2829	1.00	0.04	0.07	28
2830	0.00	0.00	0.00	19
2831	0.00	0.00	0.00	25
2832	0.00	0.00	0.00	20
2833	0.00	0.00	0.00	21
2834	0.00	0.00	0.00	25
2835	1.00	0.17	0.29	18
2836	0.00	0.00	0.00	26
2837	0.00	0.00	0.00	31
2838	1.00	0.08	0.15	24
2839	0.00	0.00	0.00	21
2840	0.00	0.00	0.00	20
2841	0.00	0.00	0.00	28
2842	1.00	0.23	0.37	35
2843	1.00	0.16	0.27	19
2844	0.00	0.00	0.00	24
2845	0.00	0.00	0.00	21
2846	1.00	0.08	0.15	25
2847	0.00	0.00	0.00	23
2848	0.00	0.00	0.00	26
2849	0.00	0.00	0.00	30
2850	0.00	0.00	0.00	31
2851	1.00	0.16	0.27	19
2852	0.00	0.00	0.00	29
2853	0.00	0.00	0.00	27
2854	0.00	0.00	0.00	22
2855	0.00	0.00	0.00	27
2856	0.00	0.00	0.00	18
2857	0.00	0.00	0.00	18
2858	0.00	0.00	0.00	22
2859	0.00	0.00	0.00	19
2860	0.00	0.00	0.00	22

zoo	v.vv	v.vv	v.vv	zz
2861	0.00	0.00	0.00	21
2862	0.00	0.00	0.00	23
2863	0.00	0.00	0.00	24
2864	0.00	0.00	0.00	28
2865	0.00	0.00	0.00	18
2866	0.67	0.27	0.39	22
2867	0.00	0.00	0.00	28
2868	0.00	0.00	0.00	27
2869	0.00	0.00	0.00	24
2870	0.00	0.00	0.00	21
2871	0.00	0.00	0.00	22
2872	0.00	0.00	0.00	21
2873	0.00	0.00	0.00	26
2874	0.00	0.00	0.00	25
2875	1.00	0.05	0.09	21
2876	0.00	0.00	0.00	25
2877	0.00	0.00	0.00	22
2878	0.80	0.19	0.31	21
2879	1.00	0.11	0.20	27
2880	1.00	0.04	0.08	24
2881	0.00	0.00	0.00	26
2882	0.00	0.00	0.00	29
2883	0.00	0.00	0.00	26
2884	0.00	0.00	0.00	25
2885	0.33	0.05	0.09	19
2886	0.83	0.26	0.40	19
2887	0.00	0.00	0.00	18
2888	0.00	0.00	0.00	22
2889	0.00	0.00	0.00	20
2890	0.00	0.00	0.00	28
2891	0.00	0.00	0.00	34
2892	0.00	0.00	0.00	18
2893	0.00	0.00	0.00	26
2894	0.00	0.00	0.00	19
2895	0.00	0.00	0.00	26
2896	0.00	0.00	0.00	17
2897	0.00	0.00	0.00	25
2898	0.00	0.00	0.00	19
2899	0.00	0.00	0.00	19
2900	0.00	0.00	0.00	28
2901	0.00	0.00	0.00	27
2902	0.00	0.00	0.00	19
2903	0.00	0.00	0.00	26
2904	0.00	0.00	0.00	21
2905	1.00	0.16	0.27	19
2906	0.00	0.00	0.00	19
2907	1.00	0.20	0.33	20
2908	0.00	0.00	0.00	19
2909	0.00	0.00	0.00	23
2910	0.00	0.00	0.00	20
2911	0.00	0.00	0.00	24
2912	1.00	0.05	0.09	22
2913	0.00	0.00	0.00	21
2914	0.00	0.00	0.00	28
2915	0.00	0.00	0.00	20
2916	0.00	0.00	0.00	24
2917	0.00	0.00	0.00	23
2918	1.00	0.04	0.08	25
2919	0.00	0.00	0.00	18
2920	1.00	0.14	0.25	21
2921	0.00	0.00	0.00	28
2922	0.00	0.00	0.00	17
2923	0.00	0.00	0.00	17
2924	0.00	0.00	0.00	25
2925	0.00	0.00	0.00	18
2926	0.00	0.00	0.00	20
2927	0.00	0.00	0.00	22
2928	1.00	0.05	0.09	21
2929	0.00	0.00	0.00	15
2930	0.00	0.00	0.00	21
2931	0.00	0.00	0.00	25
2932	0.00	0.00	0.00	21
2933	0.00	0.00	0.00	12
2934	0.00	0.00	0.00	29
2935	0.00	0.00	0.00	29
2936	0.00	0.00	0.00	20
2937	0.00	0.00	0.00	20

2931	0.61	0.09	0.16	22
2938	0.00	0.00	0.00	24
2939	1.00	0.16	0.28	31
2940	0.00	0.00	0.00	23
2941	0.00	0.00	0.00	24
2942	0.00	0.00	0.00	23
2943	0.00	0.00	0.00	22
2944	0.00	0.00	0.00	17
2945	0.00	0.00	0.00	22
2946	0.00	0.00	0.00	17
2947	0.00	0.00	0.00	27
2948	0.00	0.00	0.00	18
2949	0.00	0.00	0.00	23
2950	0.00	0.00	0.00	22
2951	0.80	0.21	0.33	19
2952	0.00	0.00	0.00	15
2953	1.00	0.16	0.27	19
2954	0.00	0.00	0.00	19
2955	0.00	0.00	0.00	17
2956	0.00	0.00	0.00	20
2957	1.00	0.06	0.12	16
2958	0.00	0.00	0.00	17
2959	0.00	0.00	0.00	24
2960	0.00	0.00	0.00	23
2961	0.00	0.00	0.00	28
2962	0.50	0.05	0.10	19
2963	0.00	0.00	0.00	17
2964	0.00	0.00	0.00	25
2965	0.00	0.00	0.00	24
2966	0.00	0.00	0.00	18
2967	0.00	0.00	0.00	22
2968	0.00	0.00	0.00	17
2969	0.00	0.00	0.00	16
2970	0.00	0.00	0.00	24
2971	0.00	0.00	0.00	25
2972	0.00	0.00	0.00	18
2973	0.00	0.00	0.00	24
2974	0.00	0.00	0.00	19
2975	0.00	0.00	0.00	27
2976	0.00	0.00	0.00	21
2977	0.67	0.09	0.15	23
2978	0.00	0.00	0.00	26
2979	0.00	0.00	0.00	22
2980	0.00	0.00	0.00	24
2981	0.00	0.00	0.00	19
2982	1.00	0.05	0.09	21
2983	0.00	0.00	0.00	23
2984	0.00	0.00	0.00	24
2985	1.00	0.09	0.16	23
2986	1.00	0.09	0.16	23
2987	0.00	0.00	0.00	25
2988	1.00	0.17	0.29	24
2989	0.00	0.00	0.00	17
2990	0.00	0.00	0.00	23
2991	0.00	0.00	0.00	27
2992	0.00	0.00	0.00	18
2993	1.00	0.21	0.35	19
2994	0.00	0.00	0.00	27
2995	0.40	0.08	0.13	25
2996	0.00	0.00	0.00	21
2997	0.00	0.00	0.00	16
2998	0.00	0.00	0.00	28
2999	0.00	0.00	0.00	25
3000	0.00	0.00	0.00	16
3001	0.00	0.00	0.00	23
3002	0.00	0.00	0.00	20
3003	0.00	0.00	0.00	28
3004	0.00	0.00	0.00	14
3005	1.00	0.05	0.09	21
3006	0.00	0.00	0.00	19
3007	0.00	0.00	0.00	26
3008	0.00	0.00	0.00	27
3009	0.50	0.04	0.07	26
3010	0.00	0.00	0.00	20
3011	0.00	0.00	0.00	21
3012	0.00	0.00	0.00	21
3013	0.00	0.00	0.00	15
3014	^ .^	^ .^	^ .^	^ .^

3014	0.00	0.00	0.00	27
3015	0.67	0.11	0.18	19
3016	1.00	0.05	0.10	19
3017	0.00	0.00	0.00	20
3018	0.00	0.00	0.00	19
3019	1.00	0.06	0.12	16
3020	0.00	0.00	0.00	15
3021	0.50	0.06	0.10	18
3022	0.00	0.00	0.00	18
3023	0.00	0.00	0.00	21
3024	1.00	0.27	0.42	26
3025	0.00	0.00	0.00	18
3026	0.50	0.04	0.08	23
3027	0.00	0.00	0.00	28
3028	0.83	0.24	0.37	21
3029	0.75	0.14	0.23	22
3030	0.00	0.00	0.00	21
3031	0.00	0.00	0.00	19
3032	0.00	0.00	0.00	23
3033	0.00	0.00	0.00	21
3034	0.00	0.00	0.00	17
3035	0.00	0.00	0.00	20
3036	0.67	0.10	0.17	21
3037	0.00	0.00	0.00	26
3038	0.00	0.00	0.00	27
3039	0.00	0.00	0.00	21
3040	0.00	0.00	0.00	19
3041	0.00	0.00	0.00	20
3042	0.00	0.00	0.00	24
3043	0.00	0.00	0.00	28
3044	0.00	0.00	0.00	18
3045	0.00	0.00	0.00	26
3046	0.00	0.00	0.00	26
3047	0.00	0.00	0.00	23
3048	0.00	0.00	0.00	18
3049	0.00	0.00	0.00	23
3050	1.00	0.18	0.30	17
3051	0.50	0.04	0.07	26
3052	0.00	0.00	0.00	32
3053	0.00	0.00	0.00	24
3054	0.00	0.00	0.00	16
3055	0.00	0.00	0.00	21
3056	0.00	0.00	0.00	23
3057	0.00	0.00	0.00	28
3058	0.00	0.00	0.00	13
3059	0.00	0.00	0.00	17
3060	0.00	0.00	0.00	15
3061	0.00	0.00	0.00	19
3062	0.00	0.00	0.00	18
3063	0.00	0.00	0.00	18
3064	0.00	0.00	0.00	22
3065	0.00	0.00	0.00	16
3066	0.00	0.00	0.00	18
3067	0.00	0.00	0.00	18
3068	0.00	0.00	0.00	22
3069	0.00	0.00	0.00	27
3070	0.00	0.00	0.00	23
3071	0.00	0.00	0.00	16
3072	0.00	0.00	0.00	24
3073	1.00	0.50	0.67	20
3074	0.00	0.00	0.00	22
3075	1.00	0.04	0.08	25
3076	0.00	0.00	0.00	18
3077	0.00	0.00	0.00	21
3078	0.00	0.00	0.00	18
3079	0.00	0.00	0.00	15
3080	1.00	0.07	0.12	15
3081	0.00	0.00	0.00	20
3082	0.00	0.00	0.00	23
3083	0.00	0.00	0.00	17
3084	0.00	0.00	0.00	16
3085	0.00	0.00	0.00	25
3086	0.00	0.00	0.00	13
3087	0.00	0.00	0.00	24
3088	0.00	0.00	0.00	22
3089	0.00	0.00	0.00	25
3090	0.00	0.00	0.00	21
----	~ ~	~ ~	~ ~	--

3091	0.00	0.00	0.00	15
3092	0.00	0.00	0.00	19
3093	0.00	0.00	0.00	21
3094	0.00	0.00	0.00	22
3095	0.00	0.00	0.00	22
3096	0.00	0.00	0.00	26
3097	0.00	0.00	0.00	23
3098	0.00	0.00	0.00	22
3099	0.00	0.00	0.00	17
3100	1.00	0.22	0.36	18
3101	0.00	0.00	0.00	19
3102	0.00	0.00	0.00	15
3103	0.00	0.00	0.00	17
3104	0.00	0.00	0.00	20
3105	0.00	0.00	0.00	16
3106	0.00	0.00	0.00	14
3107	0.00	0.00	0.00	22
3108	0.00	0.00	0.00	24
3109	0.00	0.00	0.00	20
3110	0.00	0.00	0.00	19
3111	0.00	0.00	0.00	23
3112	0.00	0.00	0.00	21
3113	0.00	0.00	0.00	19
3114	0.00	0.00	0.00	18
3115	0.00	0.00	0.00	22
3116	0.00	0.00	0.00	19
3117	0.00	0.00	0.00	20
3118	0.00	0.00	0.00	18
3119	0.00	0.00	0.00	23
3120	0.00	0.00	0.00	18
3121	0.00	0.00	0.00	19
3122	1.00	0.19	0.32	16
3123	0.00	0.00	0.00	20
3124	0.50	0.05	0.08	22
3125	0.17	0.07	0.10	14
3126	0.00	0.00	0.00	16
3127	0.00	0.00	0.00	18
3128	0.00	0.00	0.00	33
3129	0.00	0.00	0.00	19
3130	0.00	0.00	0.00	28
3131	0.00	0.00	0.00	22
3132	0.00	0.00	0.00	20
3133	0.25	0.06	0.10	17
3134	0.00	0.00	0.00	19
3135	0.00	0.00	0.00	20
3136	0.00	0.00	0.00	20
3137	0.00	0.00	0.00	21
3138	0.00	0.00	0.00	21
3139	0.00	0.00	0.00	22
3140	0.00	0.00	0.00	18
3141	0.00	0.00	0.00	15
3142	0.00	0.00	0.00	20
3143	0.00	0.00	0.00	17
3144	0.00	0.00	0.00	23
3145	0.00	0.00	0.00	19
3146	0.00	0.00	0.00	17
3147	1.00	0.31	0.48	16
3148	0.80	0.50	0.62	16
3149	0.00	0.00	0.00	23
3150	0.00	0.00	0.00	25
3151	0.00	0.00	0.00	25
3152	0.00	0.00	0.00	26
3153	0.00	0.00	0.00	27
3154	0.00	0.00	0.00	20
3155	1.00	0.33	0.50	18
3156	0.00	0.00	0.00	17
3157	0.75	0.21	0.33	14
3158	0.00	0.00	0.00	23
3159	0.00	0.00	0.00	19
3160	0.50	0.05	0.09	20
3161	0.00	0.00	0.00	18
3162	0.00	0.00	0.00	19
3163	0.00	0.00	0.00	21
3164	0.00	0.00	0.00	16
3165	0.00	0.00	0.00	22
3166	0.00	0.00	0.00	19
3167	0.00	0.00	0.00	21
- - -	- - -	- - -	- - -	--

3168	0.00	0.00	0.00	27
3169	0.00	0.00	0.00	21
3170	0.00	0.00	0.00	23
3171	0.00	0.00	0.00	15
3172	0.00	0.00	0.00	24
3173	0.00	0.00	0.00	18
3174	0.00	0.00	0.00	21
3175	0.00	0.00	0.00	14
3176	0.00	0.00	0.00	19
3177	0.00	0.00	0.00	22
3178	0.00	0.00	0.00	20
3179	0.00	0.00	0.00	18
3180	0.00	0.00	0.00	20
3181	0.00	0.00	0.00	27
3182	0.00	0.00	0.00	23
3183	0.00	0.00	0.00	13
3184	0.00	0.00	0.00	22
3185	0.00	0.00	0.00	20
3186	0.00	0.00	0.00	28
3187	0.00	0.00	0.00	19
3188	0.00	0.00	0.00	23
3189	0.00	0.00	0.00	25
3190	0.00	0.00	0.00	21
3191	0.00	0.00	0.00	20
3192	0.00	0.00	0.00	22
3193	0.00	0.00	0.00	21
3194	0.00	0.00	0.00	16
3195	0.00	0.00	0.00	21
3196	0.00	0.00	0.00	21
3197	1.00	0.05	0.10	20
3198	0.00	0.00	0.00	18
3199	0.00	0.00	0.00	23
3200	0.33	0.05	0.09	19
3201	1.00	0.06	0.11	18
3202	0.00	0.00	0.00	25
3203	0.00	0.00	0.00	21
3204	1.00	0.07	0.12	15
3205	0.00	0.00	0.00	18
3206	0.00	0.00	0.00	23
3207	0.00	0.00	0.00	15
3208	0.00	0.00	0.00	20
3209	0.00	0.00	0.00	21
3210	0.00	0.00	0.00	20
3211	0.00	0.00	0.00	22
3212	0.00	0.00	0.00	21
3213	0.00	0.00	0.00	22
3214	0.00	0.00	0.00	25
3215	0.00	0.00	0.00	16
3216	0.00	0.00	0.00	7
3217	1.00	0.18	0.30	17
3218	0.00	0.00	0.00	26
3219	0.00	0.00	0.00	19
3220	0.00	0.00	0.00	29
3221	0.00	0.00	0.00	25
3222	0.00	0.00	0.00	14
3223	1.00	0.12	0.21	17
3224	0.00	0.00	0.00	23
3225	0.00	0.00	0.00	22
3226	0.00	0.00	0.00	20
3227	0.00	0.00	0.00	24
3228	0.00	0.00	0.00	17
3229	0.00	0.00	0.00	31
3230	0.00	0.00	0.00	21
3231	0.00	0.00	0.00	22
3232	0.00	0.00	0.00	15
3233	0.00	0.00	0.00	21
3234	0.00	0.00	0.00	23
3235	0.00	0.00	0.00	21
3236	0.00	0.00	0.00	14
3237	0.00	0.00	0.00	21
3238	0.00	0.00	0.00	17
3239	0.00	0.00	0.00	22
3240	0.00	0.00	0.00	22
3241	0.00	0.00	0.00	15
3242	0.00	0.00	0.00	21
3243	0.00	0.00	0.00	15
3244	0.00	0.00	0.00	29

3245	0.00	0.00	0.00	17
3246	0.00	0.00	0.00	22
3247	0.00	0.00	0.00	25
3248	0.00	0.00	0.00	20
3249	0.00	0.00	0.00	22
3250	0.00	0.00	0.00	24
3251	0.00	0.00	0.00	19
3252	0.00	0.00	0.00	17
3253	0.00	0.00	0.00	16
3254	0.00	0.00	0.00	25
3255	0.00	0.00	0.00	15
3256	0.00	0.00	0.00	17
3257	0.00	0.00	0.00	15
3258	0.00	0.00	0.00	21
3259	0.00	0.00	0.00	14
3260	0.00	0.00	0.00	18
3261	0.00	0.00	0.00	24
3262	0.00	0.00	0.00	20
3263	0.00	0.00	0.00	16
3264	1.00	0.05	0.10	19
3265	0.00	0.00	0.00	21
3266	0.00	0.00	0.00	20
3267	0.00	0.00	0.00	22
3268	0.00	0.00	0.00	13
3269	0.00	0.00	0.00	18
3270	0.00	0.00	0.00	15
3271	0.00	0.00	0.00	19
3272	0.00	0.00	0.00	25
3273	0.00	0.00	0.00	18
3274	0.00	0.00	0.00	22
3275	0.00	0.00	0.00	23
3276	0.00	0.00	0.00	17
3277	0.00	0.00	0.00	20
3278	0.00	0.00	0.00	22
3279	0.00	0.00	0.00	21
3280	0.00	0.00	0.00	19
3281	0.00	0.00	0.00	18
3282	0.00	0.00	0.00	20
3283	0.00	0.00	0.00	15
3284	0.00	0.00	0.00	17
3285	0.00	0.00	0.00	20
3286	0.00	0.00	0.00	11
3287	0.00	0.00	0.00	16
3288	0.00	0.00	0.00	14
3289	0.00	0.00	0.00	27
3290	0.00	0.00	0.00	26
3291	0.00	0.00	0.00	24
3292	0.00	0.00	0.00	19
3293	0.00	0.00	0.00	15
3294	1.00	0.05	0.09	22
3295	0.00	0.00	0.00	19
3296	0.00	0.00	0.00	26
3297	0.00	0.00	0.00	22
3298	0.00	0.00	0.00	16
3299	0.00	0.00	0.00	19
3300	0.00	0.00	0.00	16
3301	1.00	0.05	0.10	19
3302	1.00	0.06	0.11	17
3303	0.00	0.00	0.00	17
3304	0.00	0.00	0.00	16
3305	0.00	0.00	0.00	26
3306	0.00	0.00	0.00	16
3307	0.00	0.00	0.00	21
3308	0.00	0.00	0.00	15
3309	0.00	0.00	0.00	14
3310	0.00	0.00	0.00	16
3311	0.00	0.00	0.00	26
3312	0.00	0.00	0.00	21
3313	0.00	0.00	0.00	17
3314	0.00	0.00	0.00	20
3315	0.00	0.00	0.00	18
3316	0.00	0.00	0.00	20
3317	0.00	0.00	0.00	20
3318	0.00	0.00	0.00	19
3319	0.00	0.00	0.00	11
3320	0.00	0.00	0.00	17
3321	0.00	0.00	0.00	21

3322	0.00	0.00	0.00	20
3323	0.00	0.00	0.00	19
3324	1.00	0.12	0.21	17
3325	0.00	0.00	0.00	13
3326	0.00	0.00	0.00	18
3327	0.00	0.00	0.00	15
3328	1.00	0.04	0.08	24
3329	0.00	0.00	0.00	23
3330	1.00	0.25	0.40	12
3331	0.33	0.06	0.11	16
3332	0.00	0.00	0.00	19
3333	0.00	0.00	0.00	23
3334	0.00	0.00	0.00	21
3335	0.00	0.00	0.00	12
3336	0.00	0.00	0.00	16
3337	0.00	0.00	0.00	8
3338	0.00	0.00	0.00	21
3339	0.00	0.00	0.00	22
3340	0.00	0.00	0.00	23
3341	0.00	0.00	0.00	14
3342	0.00	0.00	0.00	26
3343	0.00	0.00	0.00	19
3344	0.00	0.00	0.00	10
3345	0.00	0.00	0.00	22
3346	0.00	0.00	0.00	19
3347	0.00	0.00	0.00	21
3348	0.00	0.00	0.00	17
3349	0.00	0.00	0.00	20
3350	0.00	0.00	0.00	21
3351	0.00	0.00	0.00	21
3352	0.00	0.00	0.00	16
3353	0.00	0.00	0.00	19
3354	0.00	0.00	0.00	15
3355	0.00	0.00	0.00	19
3356	0.00	0.00	0.00	14
3357	0.00	0.00	0.00	17
3358	0.00	0.00	0.00	19
3359	0.00	0.00	0.00	17
3360	0.00	0.00	0.00	11
3361	0.00	0.00	0.00	20
3362	0.00	0.00	0.00	18
3363	0.00	0.00	0.00	23
3364	0.00	0.00	0.00	19
3365	0.00	0.00	0.00	15
3366	0.00	0.00	0.00	28
3367	1.00	0.06	0.12	16
3368	0.00	0.00	0.00	12
3369	0.00	0.00	0.00	16
3370	0.00	0.00	0.00	18
3371	0.00	0.00	0.00	24
3372	0.00	0.00	0.00	22
3373	0.00	0.00	0.00	12
3374	0.00	0.00	0.00	23
3375	0.00	0.00	0.00	23
3376	0.00	0.00	0.00	22
3377	0.00	0.00	0.00	16
3378	0.00	0.00	0.00	16
3379	0.00	0.00	0.00	14
3380	0.00	0.00	0.00	21
3381	0.00	0.00	0.00	17
3382	0.00	0.00	0.00	19
3383	0.00	0.00	0.00	16
3384	0.00	0.00	0.00	18
3385	0.00	0.00	0.00	10
3386	0.00	0.00	0.00	28
3387	0.00	0.00	0.00	18
3388	0.00	0.00	0.00	16
3389	1.00	0.06	0.12	16
3390	0.00	0.00	0.00	8
3391	0.00	0.00	0.00	24
3392	0.00	0.00	0.00	17
3393	0.00	0.00	0.00	15
3394	1.00	0.25	0.40	20
3395	0.00	0.00	0.00	23
3396	0.00	0.00	0.00	14
3397	0.00	0.00	0.00	13
3398	0.00	0.00	0.00	19

3399	0.00	0.00	0.00	21
3400	0.00	0.00	0.00	18
3401	0.00	0.00	0.00	22
3402	0.00	0.00	0.00	15
3403	0.00	0.00	0.00	15
3404	0.33	0.10	0.15	10
3405	0.00	0.00	0.00	19
3406	0.00	0.00	0.00	25
3407	0.00	0.00	0.00	19
3408	0.00	0.00	0.00	16
3409	0.00	0.00	0.00	19
3410	0.00	0.00	0.00	21
3411	0.00	0.00	0.00	16
3412	0.00	0.00	0.00	16
3413	0.00	0.00	0.00	12
3414	0.00	0.00	0.00	16
3415	0.00	0.00	0.00	19
3416	0.00	0.00	0.00	19
3417	0.00	0.00	0.00	19
3418	0.00	0.00	0.00	8
3419	0.00	0.00	0.00	20
3420	0.00	0.00	0.00	23
3421	0.00	0.00	0.00	12
3422	0.00	0.00	0.00	22
3423	0.00	0.00	0.00	20
3424	0.00	0.00	0.00	21
3425	0.00	0.00	0.00	16
3426	0.00	0.00	0.00	21
3427	0.00	0.00	0.00	17
3428	0.00	0.00	0.00	12
3429	0.00	0.00	0.00	15
3430	0.00	0.00	0.00	22
3431	0.00	0.00	0.00	16
3432	0.00	0.00	0.00	15
3433	0.00	0.00	0.00	16
3434	0.00	0.00	0.00	16
3435	0.00	0.00	0.00	21
3436	0.00	0.00	0.00	16
3437	0.00	0.00	0.00	14
3438	0.00	0.00	0.00	19
3439	0.00	0.00	0.00	12
3440	0.00	0.00	0.00	17
3441	0.00	0.00	0.00	16
3442	0.00	0.00	0.00	16
3443	0.00	0.00	0.00	15
3444	0.00	0.00	0.00	14
3445	0.00	0.00	0.00	21
3446	0.00	0.00	0.00	20
3447	0.00	0.00	0.00	23
3448	0.00	0.00	0.00	13
3449	0.00	0.00	0.00	19
3450	0.00	0.00	0.00	20
3451	0.00	0.00	0.00	11
3452	0.00	0.00	0.00	13
3453	0.00	0.00	0.00	21
3454	0.00	0.00	0.00	20
3455	0.00	0.00	0.00	11
3456	0.00	0.00	0.00	20
3457	0.00	0.00	0.00	16
3458	0.00	0.00	0.00	19
3459	0.00	0.00	0.00	14
3460	0.00	0.00	0.00	20
3461	0.00	0.00	0.00	19
3462	0.00	0.00	0.00	21
3463	0.00	0.00	0.00	20
3464	0.00	0.00	0.00	14
3465	0.00	0.00	0.00	13
3466	0.00	0.00	0.00	20
3467	0.00	0.00	0.00	22
3468	0.00	0.00	0.00	18
3469	0.00	0.00	0.00	14
3470	0.00	0.00	0.00	18
3471	0.00	0.00	0.00	17
3472	0.00	0.00	0.00	18
3473	0.00	0.00	0.00	15
3474	0.00	0.00	0.00	20
3475	1.00	0.16	0.27	19

3476	0.00	0.00	0.00	15
3477	0.00	0.00	0.00	11
3478	0.00	0.00	0.00	19
3479	0.00	0.00	0.00	16
3480	0.00	0.00	0.00	18
3481	0.00	0.00	0.00	14
3482	0.00	0.00	0.00	14
3483	0.00	0.00	0.00	20
3484	0.67	0.12	0.20	17
3485	0.00	0.00	0.00	16
3486	0.00	0.00	0.00	15
3487	0.00	0.00	0.00	21
3488	0.00	0.00	0.00	15
3489	0.00	0.00	0.00	21
3490	0.00	0.00	0.00	21
3491	0.00	0.00	0.00	19
3492	0.00	0.00	0.00	23
3493	1.00	0.12	0.21	17
3494	0.00	0.00	0.00	21
3495	0.00	0.00	0.00	11
3496	0.00	0.00	0.00	14
3497	0.00	0.00	0.00	15
3498	0.00	0.00	0.00	17
3499	0.00	0.00	0.00	19
3500	0.00	0.00	0.00	15
3501	0.00	0.00	0.00	20
3502	0.00	0.00	0.00	15
3503	0.00	0.00	0.00	19
3504	0.00	0.00	0.00	23
3505	0.50	0.06	0.11	16
3506	0.00	0.00	0.00	17
3507	0.00	0.00	0.00	20
3508	0.00	0.00	0.00	11
3509	0.00	0.00	0.00	20
3510	0.00	0.00	0.00	15
3511	0.00	0.00	0.00	14
3512	0.00	0.00	0.00	14
3513	0.00	0.00	0.00	17
3514	0.00	0.00	0.00	20
3515	0.00	0.00	0.00	19
3516	0.00	0.00	0.00	18
3517	0.00	0.00	0.00	16
3518	0.00	0.00	0.00	15
3519	0.00	0.00	0.00	19
3520	0.00	0.00	0.00	17
3521	0.00	0.00	0.00	15
3522	0.00	0.00	0.00	23
3523	0.00	0.00	0.00	17
3524	0.00	0.00	0.00	21
3525	0.00	0.00	0.00	17
3526	0.00	0.00	0.00	12
3527	0.00	0.00	0.00	20
3528	0.00	0.00	0.00	25
3529	0.00	0.00	0.00	19
3530	0.00	0.00	0.00	9
3531	0.00	0.00	0.00	18
3532	0.00	0.00	0.00	17
3533	0.00	0.00	0.00	13
3534	0.00	0.00	0.00	19
3535	0.00	0.00	0.00	12
3536	0.00	0.00	0.00	20
3537	0.00	0.00	0.00	22
3538	0.00	0.00	0.00	12
3539	1.00	0.06	0.12	16
3540	0.00	0.00	0.00	14
3541	0.60	0.20	0.30	15
3542	0.00	0.00	0.00	17
3543	0.00	0.00	0.00	17
3544	0.00	0.00	0.00	17
3545	0.00	0.00	0.00	14
3546	0.00	0.00	0.00	14
3547	0.00	0.00	0.00	18
3548	0.00	0.00	0.00	21
3549	0.00	0.00	0.00	11
3550	0.00	0.00	0.00	13
3551	0.00	0.00	0.00	17
3552	0.00	0.00	0.00	12

3553	0.00	0.00	0.00	13
3554	0.00	0.00	0.00	16
3555	0.00	0.00	0.00	24
3556	0.00	0.00	0.00	8
3557	0.00	0.00	0.00	15
3558	0.00	0.00	0.00	13
3559	0.00	0.00	0.00	22
3560	0.00	0.00	0.00	15
3561	0.00	0.00	0.00	19
3562	0.00	0.00	0.00	16
3563	0.00	0.00	0.00	21
3564	0.00	0.00	0.00	19
3565	0.00	0.00	0.00	19
3566	0.00	0.00	0.00	16
3567	0.00	0.00	0.00	13
3568	0.00	0.00	0.00	20
3569	0.00	0.00	0.00	13
3570	0.00	0.00	0.00	16
3571	1.00	0.04	0.08	25
3572	0.00	0.00	0.00	18
3573	0.00	0.00	0.00	11
3574	0.00	0.00	0.00	19
3575	0.00	0.00	0.00	23
3576	0.00	0.00	0.00	12
3577	0.00	0.00	0.00	21
3578	0.00	0.00	0.00	16
3579	0.00	0.00	0.00	21
3580	0.00	0.00	0.00	17
3581	0.00	0.00	0.00	21
3582	0.00	0.00	0.00	13
3583	0.00	0.00	0.00	24
3584	0.00	0.00	0.00	18
3585	0.00	0.00	0.00	13
3586	0.00	0.00	0.00	14
3587	0.00	0.00	0.00	22
3588	0.00	0.00	0.00	14
3589	0.00	0.00	0.00	18
3590	0.00	0.00	0.00	23
3591	0.00	0.00	0.00	18
3592	0.00	0.00	0.00	11
3593	0.00	0.00	0.00	16
3594	1.00	0.25	0.40	12
3595	0.00	0.00	0.00	21
3596	0.00	0.00	0.00	17
3597	0.00	0.00	0.00	19
3598	0.00	0.00	0.00	13
3599	0.00	0.00	0.00	18
3600	0.00	0.00	0.00	17
3601	0.00	0.00	0.00	18
3602	1.00	0.08	0.14	13
3603	0.00	0.00	0.00	12
3604	0.00	0.00	0.00	18
3605	0.00	0.00	0.00	16
3606	0.00	0.00	0.00	15
3607	0.00	0.00	0.00	22
3608	0.00	0.00	0.00	21
3609	0.00	0.00	0.00	20
3610	0.00	0.00	0.00	17
3611	0.00	0.00	0.00	19
3612	0.00	0.00	0.00	13
3613	0.00	0.00	0.00	12
3614	0.00	0.00	0.00	18
3615	0.00	0.00	0.00	7
3616	0.00	0.00	0.00	23
3617	0.00	0.00	0.00	14
3618	0.00	0.00	0.00	21
3619	0.00	0.00	0.00	18
3620	0.00	0.00	0.00	20
3621	0.00	0.00	0.00	15
3622	0.00	0.00	0.00	17
3623	0.00	0.00	0.00	16
3624	0.00	0.00	0.00	18
3625	0.00	0.00	0.00	21
3626	1.00	0.25	0.40	12
3627	0.00	0.00	0.00	18
3628	0.50	0.07	0.12	14
3629	0.00	0.00	0.00	13

3630	0.00	0.00	0.00	10
3631	0.00	0.00	0.00	17
3632	0.00	0.00	0.00	8
3633	0.00	0.00	0.00	16
3634	0.00	0.00	0.00	19
3635	0.00	0.00	0.00	14
3636	0.00	0.00	0.00	13
3637	0.00	0.00	0.00	18
3638	0.00	0.00	0.00	23
3639	0.00	0.00	0.00	20
3640	0.00	0.00	0.00	17
3641	0.00	0.00	0.00	20
3642	0.50	0.09	0.15	11
3643	0.00	0.00	0.00	13
3644	0.00	0.00	0.00	19
3645	0.00	0.00	0.00	11
3646	0.33	0.08	0.12	13
3647	0.00	0.00	0.00	13
3648	0.00	0.00	0.00	19
3649	0.00	0.00	0.00	19
3650	0.00	0.00	0.00	12
3651	0.00	0.00	0.00	18
3652	0.00	0.00	0.00	18
3653	0.00	0.00	0.00	12
3654	0.00	0.00	0.00	20
3655	0.00	0.00	0.00	22
3656	0.00	0.00	0.00	19
3657	0.00	0.00	0.00	10
3658	0.00	0.00	0.00	15
3659	0.00	0.00	0.00	11
3660	0.00	0.00	0.00	15
3661	0.00	0.00	0.00	18
3662	0.00	0.00	0.00	18
3663	0.00	0.00	0.00	19
3664	0.00	0.00	0.00	12
3665	1.00	0.04	0.08	24
3666	0.00	0.00	0.00	18
3667	0.00	0.00	0.00	16
3668	0.00	0.00	0.00	12
3669	0.00	0.00	0.00	22
3670	0.00	0.00	0.00	19
3671	0.00	0.00	0.00	19
3672	0.00	0.00	0.00	19
3673	0.00	0.00	0.00	14
3674	0.00	0.00	0.00	18
3675	0.00	0.00	0.00	16
3676	0.00	0.00	0.00	12
3677	0.00	0.00	0.00	17
3678	0.00	0.00	0.00	20
3679	0.00	0.00	0.00	21
3680	0.00	0.00	0.00	22
3681	0.00	0.00	0.00	15
3682	0.00	0.00	0.00	17
3683	0.00	0.00	0.00	19
3684	0.00	0.00	0.00	13
3685	0.00	0.00	0.00	17
3686	0.00	0.00	0.00	18
3687	0.00	0.00	0.00	26
3688	0.00	0.00	0.00	20
3689	1.00	0.10	0.18	20
3690	0.00	0.00	0.00	22
3691	0.00	0.00	0.00	18
3692	0.00	0.00	0.00	15
3693	0.00	0.00	0.00	15
3694	0.40	0.14	0.21	14
3695	0.00	0.00	0.00	19
3696	0.00	0.00	0.00	13
3697	0.00	0.00	0.00	13
3698	0.00	0.00	0.00	16
3699	0.00	0.00	0.00	17
3700	0.00	0.00	0.00	19
3701	0.00	0.00	0.00	15
3702	0.00	0.00	0.00	23
3703	0.00	0.00	0.00	19
3704	0.00	0.00	0.00	12
3705	0.00	0.00	0.00	21
3706	0.00	0.00	0.00	17

3707	0.00	0.00	0.00	19
3708	0.00	0.00	0.00	19
3709	0.00	0.00	0.00	13
3710	0.00	0.00	0.00	13
3711	0.00	0.00	0.00	11
3712	0.00	0.00	0.00	18
3713	0.00	0.00	0.00	17
3714	0.00	0.00	0.00	18
3715	0.00	0.00	0.00	13
3716	0.00	0.00	0.00	21
3717	0.00	0.00	0.00	17
3718	0.00	0.00	0.00	13
3719	0.00	0.00	0.00	18
3720	0.00	0.00	0.00	11
3721	0.00	0.00	0.00	15
3722	0.00	0.00	0.00	12
3723	0.00	0.00	0.00	19
3724	0.00	0.00	0.00	12
3725	0.00	0.00	0.00	14
3726	0.00	0.00	0.00	16
3727	0.00	0.00	0.00	14
3728	0.00	0.00	0.00	19
3729	0.00	0.00	0.00	15
3730	0.00	0.00	0.00	12
3731	0.00	0.00	0.00	16
3732	0.00	0.00	0.00	17
3733	0.00	0.00	0.00	17
3734	0.00	0.00	0.00	16
3735	0.00	0.00	0.00	18
3736	0.00	0.00	0.00	15
3737	0.00	0.00	0.00	15
3738	0.00	0.00	0.00	15
3739	0.00	0.00	0.00	19
3740	0.00	0.00	0.00	16
3741	0.00	0.00	0.00	20
3742	0.00	0.00	0.00	15
3743	0.00	0.00	0.00	13
3744	1.00	0.15	0.27	13
3745	0.00	0.00	0.00	15
3746	0.00	0.00	0.00	16
3747	0.00	0.00	0.00	19
3748	0.00	0.00	0.00	11
3749	0.00	0.00	0.00	20
3750	0.00	0.00	0.00	17
3751	0.00	0.00	0.00	11
3752	0.00	0.00	0.00	13
3753	0.00	0.00	0.00	18
3754	0.00	0.00	0.00	17
3755	0.00	0.00	0.00	20
3756	0.00	0.00	0.00	16
3757	0.00	0.00	0.00	14
3758	0.00	0.00	0.00	14
3759	0.00	0.00	0.00	22
3760	0.00	0.00	0.00	15
3761	0.00	0.00	0.00	17
3762	0.00	0.00	0.00	17
3763	0.00	0.00	0.00	15
3764	1.00	0.21	0.35	19
3765	0.00	0.00	0.00	17
3766	0.00	0.00	0.00	7
3767	0.00	0.00	0.00	15
3768	0.00	0.00	0.00	12
3769	0.00	0.00	0.00	14
3770	0.00	0.00	0.00	15
3771	0.00	0.00	0.00	16
3772	0.00	0.00	0.00	15
3773	0.00	0.00	0.00	16
3774	0.00	0.00	0.00	17
3775	0.00	0.00	0.00	16
3776	0.00	0.00	0.00	11
3777	0.00	0.00	0.00	19
3778	0.00	0.00	0.00	22
3779	0.00	0.00	0.00	9
3780	1.00	0.15	0.27	13
3781	0.00	0.00	0.00	12
3782	0.00	0.00	0.00	23
3783	0.00	0.00	0.00	13

3784	0.00	0.00	0.00	15
3785	0.00	0.00	0.00	19
3786	0.00	0.00	0.00	17
3787	0.00	0.00	0.00	13
3788	0.00	0.00	0.00	18
3789	1.00	0.06	0.11	17
3790	0.00	0.00	0.00	14
3791	0.00	0.00	0.00	13
3792	0.00	0.00	0.00	18
3793	0.00	0.00	0.00	12
3794	0.00	0.00	0.00	22
3795	0.00	0.00	0.00	14
3796	0.00	0.00	0.00	23
3797	0.00	0.00	0.00	8
3798	0.00	0.00	0.00	23
3799	0.00	0.00	0.00	9
3800	0.00	0.00	0.00	17
3801	0.00	0.00	0.00	17
3802	0.00	0.00	0.00	14
3803	0.00	0.00	0.00	21
3804	0.00	0.00	0.00	15
3805	0.00	0.00	0.00	13
3806	0.00	0.00	0.00	13
3807	0.00	0.00	0.00	10
3808	0.00	0.00	0.00	14
3809	0.00	0.00	0.00	17
3810	0.00	0.00	0.00	21
3811	0.00	0.00	0.00	14
3812	0.00	0.00	0.00	18
3813	0.00	0.00	0.00	19
3814	0.00	0.00	0.00	16
3815	0.00	0.00	0.00	14
3816	0.00	0.00	0.00	14
3817	0.00	0.00	0.00	14
3818	0.00	0.00	0.00	15
3819	0.00	0.00	0.00	18
3820	0.00	0.00	0.00	16
3821	0.00	0.00	0.00	19
3822	0.00	0.00	0.00	21
3823	0.00	0.00	0.00	16
3824	0.00	0.00	0.00	17
3825	0.00	0.00	0.00	16
3826	0.00	0.00	0.00	20
3827	0.00	0.00	0.00	17
3828	0.00	0.00	0.00	17
3829	0.00	0.00	0.00	16
3830	0.00	0.00	0.00	19
3831	0.00	0.00	0.00	15
3832	0.00	0.00	0.00	20
3833	0.00	0.00	0.00	16
3834	0.00	0.00	0.00	13
3835	0.00	0.00	0.00	14
3836	0.00	0.00	0.00	12
3837	0.00	0.00	0.00	14
3838	0.00	0.00	0.00	9
3839	0.00	0.00	0.00	13
3840	0.00	0.00	0.00	14
3841	0.00	0.00	0.00	19
3842	0.00	0.00	0.00	19
3843	0.00	0.00	0.00	16
3844	0.00	0.00	0.00	13
3845	0.00	0.00	0.00	21
3846	0.00	0.00	0.00	7
3847	0.00	0.00	0.00	16
3848	0.00	0.00	0.00	10
3849	0.00	0.00	0.00	19
3850	0.00	0.00	0.00	18
3851	0.00	0.00	0.00	11
3852	0.00	0.00	0.00	17
3853	0.00	0.00	0.00	13
3854	0.00	0.00	0.00	20
3855	0.00	0.00	0.00	20
3856	0.00	0.00	0.00	10
3857	0.00	0.00	0.00	20
3858	0.00	0.00	0.00	22
3859	0.00	0.00	0.00	13
3860	0.00	0.00	0.00	19

....
3861	0.00	0.00	0.00	16
3862	0.00	0.00	0.00	18
3863	0.00	0.00	0.00	10
3864	1.00	0.15	0.27	13
3865	0.00	0.00	0.00	15
3866	0.00	0.00	0.00	13
3867	0.00	0.00	0.00	18
3868	0.00	0.00	0.00	13
3869	0.00	0.00	0.00	17
3870	0.00	0.00	0.00	14
3871	0.00	0.00	0.00	11
3872	0.00	0.00	0.00	10
3873	0.00	0.00	0.00	17
3874	0.00	0.00	0.00	9
3875	0.00	0.00	0.00	13
3876	0.00	0.00	0.00	12
3877	0.00	0.00	0.00	13
3878	0.00	0.00	0.00	16
3879	0.00	0.00	0.00	17
3880	0.00	0.00	0.00	11
3881	0.00	0.00	0.00	17
3882	0.00	0.00	0.00	13
3883	0.00	0.00	0.00	11
3884	0.00	0.00	0.00	15
3885	0.00	0.00	0.00	17
3886	0.00	0.00	0.00	14
3887	1.00	0.20	0.33	10
3888	0.00	0.00	0.00	16
3889	0.00	0.00	0.00	13
3890	0.00	0.00	0.00	14
3891	0.00	0.00	0.00	15
3892	0.00	0.00	0.00	19
3893	0.00	0.00	0.00	9
3894	0.00	0.00	0.00	16
3895	0.00	0.00	0.00	18
3896	0.00	0.00	0.00	17
3897	0.00	0.00	0.00	18
3898	0.00	0.00	0.00	10
3899	0.00	0.00	0.00	14
3900	0.00	0.00	0.00	22
3901	0.00	0.00	0.00	23
3902	0.00	0.00	0.00	11
3903	0.00	0.00	0.00	10
3904	0.00	0.00	0.00	7
3905	0.00	0.00	0.00	19
3906	1.00	0.13	0.24	15
3907	0.00	0.00	0.00	9
3908	0.00	0.00	0.00	12
3909	0.00	0.00	0.00	17
3910	0.00	0.00	0.00	11
3911	0.00	0.00	0.00	14
3912	0.00	0.00	0.00	18
3913	0.00	0.00	0.00	12
3914	0.00	0.00	0.00	15
3915	0.00	0.00	0.00	12
3916	0.00	0.00	0.00	14
3917	0.00	0.00	0.00	12
3918	0.00	0.00	0.00	11
3919	0.00	0.00	0.00	12
3920	0.00	0.00	0.00	24
3921	0.00	0.00	0.00	13
3922	0.00	0.00	0.00	15
3923	1.00	0.07	0.12	15
3924	0.00	0.00	0.00	10
3925	0.00	0.00	0.00	20
3926	0.00	0.00	0.00	15
3927	0.00	0.00	0.00	20
3928	0.00	0.00	0.00	11
3929	0.00	0.00	0.00	15
3930	0.00	0.00	0.00	8
3931	0.00	0.00	0.00	16
3932	0.00	0.00	0.00	15
3933	0.00	0.00	0.00	15
3934	0.00	0.00	0.00	17
3935	0.00	0.00	0.00	10
3936	0.00	0.00	0.00	21
3937	0.00	0.00	0.00	14

3938	0.00	0.00	0.00	19
3939	0.00	0.00	0.00	17
3940	0.00	0.00	0.00	19
3941	0.00	0.00	0.00	13
3942	0.00	0.00	0.00	12
3943	0.00	0.00	0.00	18
3944	0.00	0.00	0.00	17
3945	0.00	0.00	0.00	17
3946	0.00	0.00	0.00	12
3947	0.00	0.00	0.00	15
3948	0.00	0.00	0.00	14
3949	0.00	0.00	0.00	17
3950	0.00	0.00	0.00	14
3951	0.00	0.00	0.00	15
3952	0.00	0.00	0.00	17
3953	0.00	0.00	0.00	11
3954	0.00	0.00	0.00	14
3955	0.00	0.00	0.00	15
3956	0.00	0.00	0.00	17
3957	0.00	0.00	0.00	9
3958	0.00	0.00	0.00	20
3959	1.00	0.33	0.50	9
3960	0.00	0.00	0.00	13
3961	0.00	0.00	0.00	18
3962	0.00	0.00	0.00	14
3963	0.00	0.00	0.00	15
3964	0.00	0.00	0.00	13
3965	0.00	0.00	0.00	16
3966	0.00	0.00	0.00	15
3967	0.00	0.00	0.00	15
3968	0.00	0.00	0.00	17
3969	0.00	0.00	0.00	20
3970	0.00	0.00	0.00	16
3971	0.00	0.00	0.00	19
3972	1.00	0.12	0.22	16
3973	0.00	0.00	0.00	15
3974	0.00	0.00	0.00	8
3975	0.00	0.00	0.00	16
3976	0.00	0.00	0.00	15
3977	0.00	0.00	0.00	14
3978	0.00	0.00	0.00	16
3979	0.00	0.00	0.00	13
3980	0.00	0.00	0.00	28
3981	0.00	0.00	0.00	16
3982	0.00	0.00	0.00	12
3983	0.00	0.00	0.00	13
3984	0.00	0.00	0.00	12
3985	0.00	0.00	0.00	15
3986	0.00	0.00	0.00	10
3987	0.00	0.00	0.00	20
3988	0.00	0.00	0.00	17
3989	0.00	0.00	0.00	14
3990	0.00	0.00	0.00	11
3991	0.00	0.00	0.00	14
3992	0.00	0.00	0.00	13
3993	1.00	0.23	0.38	13
3994	0.00	0.00	0.00	18
3995	0.00	0.00	0.00	13
3996	0.00	0.00	0.00	13
3997	0.00	0.00	0.00	19
3998	0.00	0.00	0.00	10
3999	1.00	0.13	0.24	15
4000	0.00	0.00	0.00	20
4001	0.00	0.00	0.00	16
4002	0.00	0.00	0.00	11
4003	0.00	0.00	0.00	14
4004	0.00	0.00	0.00	15
4005	0.00	0.00	0.00	21
4006	0.00	0.00	0.00	12
4007	0.00	0.00	0.00	15
4008	0.00	0.00	0.00	9
4009	0.50	0.06	0.11	16
4010	0.00	0.00	0.00	12
4011	0.00	0.00	0.00	16
4012	0.00	0.00	0.00	19
4013	0.00	0.00	0.00	13
4014	n nn	n nn	n nn	13

4015	0.00	0.00	0.00	13
4016	0.00	0.00	0.00	16
4017	0.00	0.00	0.00	17
4018	0.00	0.00	0.00	10
4019	0.00	0.00	0.00	12
4020	0.00	0.00	0.00	13
4021	0.00	0.00	0.00	17
4022	0.00	0.00	0.00	16
4023	0.00	0.00	0.00	14
4024	0.00	0.00	0.00	11
4025	0.00	0.00	0.00	8
4026	0.00	0.00	0.00	8
4027	0.00	0.00	0.00	18
4028	0.00	0.00	0.00	13
4029	0.00	0.00	0.00	11
4030	0.00	0.00	0.00	19
4031	0.00	0.00	0.00	9
4032	0.00	0.00	0.00	12
4033	0.00	0.00	0.00	14
4034	0.00	0.00	0.00	17
4035	0.00	0.00	0.00	10
4036	0.00	0.00	0.00	12
4037	0.00	0.00	0.00	13
4038	0.00	0.00	0.00	13
4039	0.00	0.00	0.00	13
4040	0.00	0.00	0.00	12
4041	0.00	0.00	0.00	17
4042	0.00	0.00	0.00	10
4043	0.00	0.00	0.00	15
4044	0.00	0.00	0.00	13
4045	0.00	0.00	0.00	20
4046	0.00	0.00	0.00	16
4047	0.00	0.00	0.00	12
4048	0.00	0.00	0.00	16
4049	0.00	0.00	0.00	14
4050	0.00	0.00	0.00	15
4051	0.00	0.00	0.00	20
4052	0.00	0.00	0.00	10
4053	0.00	0.00	0.00	14
4054	0.00	0.00	0.00	14
4055	0.00	0.00	0.00	5
4056	0.00	0.00	0.00	15
4057	1.00	0.07	0.12	15
4058	0.00	0.00	0.00	17
4059	0.00	0.00	0.00	13
4060	0.00	0.00	0.00	14
4061	0.00	0.00	0.00	10
4062	0.00	0.00	0.00	15
4063	0.00	0.00	0.00	15
4064	0.00	0.00	0.00	17
4065	0.00	0.00	0.00	17
4066	0.00	0.00	0.00	14
4067	0.00	0.00	0.00	15
4068	0.00	0.00	0.00	21
4069	0.00	0.00	0.00	9
4070	0.00	0.00	0.00	9
4071	0.00	0.00	0.00	21
4072	0.00	0.00	0.00	18
4073	0.00	0.00	0.00	9
4074	0.00	0.00	0.00	12
4075	0.00	0.00	0.00	20
4076	0.00	0.00	0.00	15
4077	0.00	0.00	0.00	15
4078	0.00	0.00	0.00	9
4079	0.00	0.00	0.00	15
4080	0.00	0.00	0.00	19
4081	0.00	0.00	0.00	10
4082	0.00	0.00	0.00	11
4083	0.00	0.00	0.00	12
4084	0.00	0.00	0.00	14
4085	0.00	0.00	0.00	9
4086	0.00	0.00	0.00	9
4087	0.00	0.00	0.00	9
4088	0.00	0.00	0.00	18
4089	0.00	0.00	0.00	14
4090	0.00	0.00	0.00	18
4091	n n n	n n n	n n n	14

4092	0.00	0.00	0.00	13
4093	0.00	0.00	0.00	16
4094	0.00	0.00	0.00	14
4095	0.00	0.00	0.00	19
4096	0.00	0.00	0.00	15
4097	0.00	0.00	0.00	14
4098	0.00	0.00	0.00	16
4099	0.00	0.00	0.00	21
4100	0.00	0.00	0.00	18
4101	0.00	0.00	0.00	15
4102	0.00	0.00	0.00	15
4103	0.00	0.00	0.00	17
4104	0.00	0.00	0.00	13
4105	0.00	0.00	0.00	15
4106	0.00	0.00	0.00	14
4107	0.00	0.00	0.00	13
4108	0.00	0.00	0.00	15
4109	0.00	0.00	0.00	15
4110	0.00	0.00	0.00	13
4111	0.00	0.00	0.00	16
4112	0.00	0.00	0.00	13
4113	0.00	0.00	0.00	12
4114	0.00	0.00	0.00	13
4115	0.00	0.00	0.00	11
4116	0.00	0.00	0.00	15
4117	0.00	0.00	0.00	12
4118	0.00	0.00	0.00	12
4119	0.00	0.00	0.00	18
4120	1.00	0.09	0.17	11
4121	0.00	0.00	0.00	9
4122	0.00	0.00	0.00	12
4123	0.00	0.00	0.00	11
4124	0.00	0.00	0.00	9
4125	0.00	0.00	0.00	9
4126	0.00	0.00	0.00	15
4127	0.00	0.00	0.00	16
4128	0.00	0.00	0.00	13
4129	0.00	0.00	0.00	11
4130	0.00	0.00	0.00	7
4131	0.00	0.00	0.00	12
4132	0.00	0.00	0.00	15
4133	1.00	0.08	0.15	12
4134	0.00	0.00	0.00	16
4135	0.00	0.00	0.00	16
4136	0.00	0.00	0.00	11
4137	0.00	0.00	0.00	12
4138	0.00	0.00	0.00	12
4139	0.00	0.00	0.00	21
4140	0.00	0.00	0.00	13
4141	0.00	0.00	0.00	7
4142	0.00	0.00	0.00	12
4143	0.00	0.00	0.00	19
4144	0.00	0.00	0.00	10
4145	0.00	0.00	0.00	13
4146	0.00	0.00	0.00	18
4147	0.00	0.00	0.00	14
4148	0.00	0.00	0.00	11
4149	0.00	0.00	0.00	7
4150	0.00	0.00	0.00	10
4151	0.00	0.00	0.00	18
4152	0.00	0.00	0.00	14
4153	0.00	0.00	0.00	16
4154	0.00	0.00	0.00	12
4155	0.00	0.00	0.00	10
4156	0.00	0.00	0.00	15
4157	0.00	0.00	0.00	16
4158	0.00	0.00	0.00	19
4159	0.00	0.00	0.00	10
4160	0.00	0.00	0.00	17
4161	0.00	0.00	0.00	18
4162	0.00	0.00	0.00	12
4163	0.00	0.00	0.00	11
4164	0.00	0.00	0.00	8
4165	0.00	0.00	0.00	17
4166	0.00	0.00	0.00	17
4167	0.00	0.00	0.00	8
4168	0.00	0.00	0.00	12

	v.vv	v.vv	v.vv	v.vv
4160	0.00	0.00	0.00	14
4169	0.00	0.00	0.00	19
4170	0.00	0.00	0.00	15
4171	0.00	0.00	0.00	10
4172	0.00	0.00	0.00	17
4173	0.00	0.00	0.00	12
4174	0.00	0.00	0.00	14
4175	0.00	0.00	0.00	18
4176	0.00	0.00	0.00	8
4177	0.00	0.00	0.00	20
4178	0.00	0.00	0.00	15
4179	0.00	0.00	0.00	16
4180	0.00	0.00	0.00	12
4181	0.00	0.00	0.00	18
4182	0.00	0.00	0.00	8
4183	0.00	0.00	0.00	18
4184	0.00	0.00	0.00	16
4185	0.00	0.00	0.00	12
4186	0.00	0.00	0.00	16
4187	0.00	0.00	0.00	14
4188	0.00	0.00	0.00	17
4189	0.00	0.00	0.00	13
4190	0.00	0.00	0.00	11
4191	0.00	0.00	0.00	14
4192	0.00	0.00	0.00	11
4193	0.00	0.00	0.00	11
4194	0.00	0.00	0.00	17
4195	0.00	0.00	0.00	6
4196	0.00	0.00	0.00	17
4197	0.00	0.00	0.00	13
4198	0.00	0.00	0.00	12
4199	0.00	0.00	0.00	9
4200	0.00	0.00	0.00	12
4201	0.00	0.00	0.00	13
4202	0.00	0.00	0.00	13
4203	0.00	0.00	0.00	15
4204	0.00	0.00	0.00	15
4205	0.00	0.00	0.00	11
4206	0.00	0.00	0.00	14
4207	0.00	0.00	0.00	9
4208	0.00	0.00	0.00	15
4209	0.00	0.00	0.00	14
4210	0.00	0.00	0.00	11
4211	0.00	0.00	0.00	12
4212	0.00	0.00	0.00	12
4213	0.00	0.00	0.00	14
4214	0.00	0.00	0.00	9
4215	0.00	0.00	0.00	7
4216	0.00	0.00	0.00	12
4217	0.00	0.00	0.00	11
4218	0.00	0.00	0.00	13
4219	1.00	0.09	0.17	11
4220	1.00	0.07	0.13	14
4221	0.00	0.00	0.00	11
4222	1.00	0.08	0.14	13
4223	0.00	0.00	0.00	4
4224	0.00	0.00	0.00	12
4225	0.00	0.00	0.00	13
4226	0.00	0.00	0.00	7
4227	0.00	0.00	0.00	14
4228	0.00	0.00	0.00	9
4229	0.00	0.00	0.00	14
4230	0.00	0.00	0.00	11
4231	0.00	0.00	0.00	13
4232	0.00	0.00	0.00	16
4233	0.00	0.00	0.00	20
4234	0.00	0.00	0.00	12
4235	0.00	0.00	0.00	12
4236	0.00	0.00	0.00	13
4237	0.00	0.00	0.00	11
4238	0.00	0.00	0.00	15
4239	0.00	0.00	0.00	10
4240	0.00	0.00	0.00	11
4241	0.00	0.00	0.00	17
4242	0.00	0.00	0.00	16
4243	0.00	0.00	0.00	17
4244	0.00	0.00	0.00	12
4245	^ vvv	^ vvv	^ vvv	16

4245	0.00	0.00	0.00	16
4246	0.00	0.00	0.00	10
4247	0.00	0.00	0.00	19
4248	0.00	0.00	0.00	9
4249	0.00	0.00	0.00	15
4250	0.00	0.00	0.00	18
4251	0.00	0.00	0.00	11
4252	0.00	0.00	0.00	9
4253	0.00	0.00	0.00	16
4254	0.00	0.00	0.00	13
4255	0.00	0.00	0.00	7
4256	0.00	0.00	0.00	11
4257	0.00	0.00	0.00	17
4258	0.00	0.00	0.00	12
4259	0.00	0.00	0.00	12
4260	0.00	0.00	0.00	17
4261	0.00	0.00	0.00	12
4262	0.00	0.00	0.00	10
4263	0.00	0.00	0.00	21
4264	0.00	0.00	0.00	16
4265	0.00	0.00	0.00	13
4266	0.00	0.00	0.00	13
4267	0.00	0.00	0.00	12
4268	0.00	0.00	0.00	14
4269	0.00	0.00	0.00	16
4270	0.00	0.00	0.00	12
4271	0.00	0.00	0.00	10
4272	0.00	0.00	0.00	15
4273	0.00	0.00	0.00	9
4274	0.00	0.00	0.00	17
4275	0.00	0.00	0.00	16
4276	0.00	0.00	0.00	8
4277	0.00	0.00	0.00	14
4278	0.00	0.00	0.00	18
4279	0.00	0.00	0.00	17
4280	0.00	0.00	0.00	12
4281	0.00	0.00	0.00	4
4282	0.00	0.00	0.00	17
4283	0.00	0.00	0.00	14
4284	0.00	0.00	0.00	15
4285	0.00	0.00	0.00	22
4286	0.00	0.00	0.00	18
4287	0.00	0.00	0.00	9
4288	0.00	0.00	0.00	14
4289	0.00	0.00	0.00	9
4290	0.00	0.00	0.00	12
4291	0.00	0.00	0.00	11
4292	1.00	0.06	0.11	17
4293	0.00	0.00	0.00	8
4294	0.00	0.00	0.00	8
4295	0.00	0.00	0.00	9
4296	0.00	0.00	0.00	9
4297	0.00	0.00	0.00	19
4298	0.00	0.00	0.00	11
4299	0.00	0.00	0.00	6
4300	0.00	0.00	0.00	13
4301	0.00	0.00	0.00	14
4302	0.00	0.00	0.00	14
4303	0.00	0.00	0.00	15
4304	0.00	0.00	0.00	4
4305	0.00	0.00	0.00	13
4306	0.00	0.00	0.00	12
4307	0.00	0.00	0.00	7
4308	0.00	0.00	0.00	19
4309	0.00	0.00	0.00	12
4310	0.00	0.00	0.00	15
4311	0.00	0.00	0.00	13
4312	0.00	0.00	0.00	20
4313	0.00	0.00	0.00	10
4314	0.00	0.00	0.00	10
4315	0.00	0.00	0.00	12
4316	0.00	0.00	0.00	11
4317	0.00	0.00	0.00	11
4318	0.00	0.00	0.00	13
4319	0.00	0.00	0.00	11
4320	0.00	0.00	0.00	10
4321	0.00	0.00	0.00	13
***	***	***	***	***

4322	0.00	0.00	0.00	10
4323	0.00	0.00	0.00	14
4324	0.00	0.00	0.00	13
4325	0.00	0.00	0.00	8
4326	0.00	0.00	0.00	13
4327	0.00	0.00	0.00	15
4328	0.00	0.00	0.00	15
4329	0.00	0.00	0.00	15
4330	0.00	0.00	0.00	13
4331	0.00	0.00	0.00	9
4332	0.00	0.00	0.00	12
4333	0.00	0.00	0.00	13
4334	0.00	0.00	0.00	12
4335	0.00	0.00	0.00	16
4336	0.00	0.00	0.00	14
4337	0.00	0.00	0.00	11
4338	0.00	0.00	0.00	11
4339	0.00	0.00	0.00	18
4340	0.00	0.00	0.00	12
4341	0.00	0.00	0.00	13
4342	0.00	0.00	0.00	6
4343	0.00	0.00	0.00	16
4344	0.00	0.00	0.00	14
4345	0.00	0.00	0.00	15
4346	0.00	0.00	0.00	10
4347	0.00	0.00	0.00	14
4348	0.00	0.00	0.00	12
4349	0.00	0.00	0.00	14
4350	0.00	0.00	0.00	17
4351	0.00	0.00	0.00	16
4352	0.00	0.00	0.00	11
4353	0.00	0.00	0.00	9
4354	0.00	0.00	0.00	17
4355	0.00	0.00	0.00	23
4356	0.00	0.00	0.00	6
4357	0.00	0.00	0.00	10
4358	0.00	0.00	0.00	9
4359	0.00	0.00	0.00	10
4360	0.00	0.00	0.00	17
4361	0.00	0.00	0.00	5
4362	0.00	0.00	0.00	13
4363	0.00	0.00	0.00	11
4364	0.00	0.00	0.00	17
4365	0.00	0.00	0.00	14
4366	0.00	0.00	0.00	13
4367	0.00	0.00	0.00	10
4368	0.75	0.17	0.27	18
4369	0.00	0.00	0.00	7
4370	0.00	0.00	0.00	12
4371	0.00	0.00	0.00	14
4372	0.00	0.00	0.00	6
4373	0.00	0.00	0.00	8
4374	0.00	0.00	0.00	16
4375	0.00	0.00	0.00	11
4376	0.00	0.00	0.00	18
4377	0.00	0.00	0.00	9
4378	0.00	0.00	0.00	14
4379	0.00	0.00	0.00	8
4380	0.00	0.00	0.00	9
4381	0.00	0.00	0.00	10
4382	0.00	0.00	0.00	16
4383	0.00	0.00	0.00	13
4384	0.00	0.00	0.00	9
4385	0.00	0.00	0.00	12
4386	0.00	0.00	0.00	14
4387	0.00	0.00	0.00	11
4388	0.00	0.00	0.00	8
4389	0.00	0.00	0.00	12
4390	0.00	0.00	0.00	8
4391	0.00	0.00	0.00	16
4392	0.00	0.00	0.00	7
4393	0.00	0.00	0.00	8
4394	0.00	0.00	0.00	11
4395	0.00	0.00	0.00	9
4396	0.00	0.00	0.00	11
4397	0.00	0.00	0.00	13
4398	0.00	0.00	0.00	17
----	~ ~	~ ~	~ ~	~ ~

4399	0.00	0.00	0.00	10
4400	0.00	0.00	0.00	17
4401	0.00	0.00	0.00	8
4402	0.33	0.08	0.13	12
4403	0.00	0.00	0.00	14
4404	0.00	0.00	0.00	14
4405	0.00	0.00	0.00	10
4406	0.00	0.00	0.00	14
4407	0.00	0.00	0.00	13
4408	0.00	0.00	0.00	13
4409	0.00	0.00	0.00	11
4410	0.00	0.00	0.00	16
4411	0.00	0.00	0.00	12
4412	0.00	0.00	0.00	10
4413	0.00	0.00	0.00	16
4414	0.00	0.00	0.00	14
4415	0.00	0.00	0.00	11
4416	0.00	0.00	0.00	14
4417	0.00	0.00	0.00	13
4418	0.00	0.00	0.00	8
4419	0.00	0.00	0.00	12
4420	0.00	0.00	0.00	13
4421	0.00	0.00	0.00	15
4422	0.00	0.00	0.00	14
4423	0.00	0.00	0.00	15
4424	0.00	0.00	0.00	9
4425	0.00	0.00	0.00	10
4426	0.00	0.00	0.00	17
4427	0.00	0.00	0.00	12
4428	0.00	0.00	0.00	12
4429	0.00	0.00	0.00	13
4430	0.00	0.00	0.00	10
4431	0.00	0.00	0.00	10
4432	0.00	0.00	0.00	10
4433	0.00	0.00	0.00	15
4434	0.00	0.00	0.00	13
4435	0.00	0.00	0.00	21
4436	0.00	0.00	0.00	17
4437	0.00	0.00	0.00	9
4438	0.00	0.00	0.00	11
4439	0.00	0.00	0.00	17
4440	0.00	0.00	0.00	14
4441	0.00	0.00	0.00	15
4442	0.00	0.00	0.00	8
4443	0.00	0.00	0.00	13
4444	0.00	0.00	0.00	10
4445	0.00	0.00	0.00	13
4446	0.00	0.00	0.00	10
4447	0.00	0.00	0.00	10
4448	0.00	0.00	0.00	7
4449	0.00	0.00	0.00	12
4450	0.00	0.00	0.00	8
4451	0.00	0.00	0.00	13
4452	0.00	0.00	0.00	15
4453	0.00	0.00	0.00	8
4454	0.00	0.00	0.00	4
4455	0.00	0.00	0.00	15
4456	0.00	0.00	0.00	9
4457	0.00	0.00	0.00	10
4458	0.00	0.00	0.00	13
4459	0.00	0.00	0.00	14
4460	0.00	0.00	0.00	10
4461	0.00	0.00	0.00	12
4462	0.00	0.00	0.00	10
4463	0.00	0.00	0.00	12
4464	0.00	0.00	0.00	9
4465	0.00	0.00	0.00	9
4466	0.00	0.00	0.00	12
4467	0.00	0.00	0.00	10
4468	0.00	0.00	0.00	11
4469	0.00	0.00	0.00	13
4470	0.00	0.00	0.00	18
4471	0.00	0.00	0.00	11
4472	0.00	0.00	0.00	16
4473	0.00	0.00	0.00	12
4474	0.00	0.00	0.00	10
4475	0.00	0.00	0.00	11
---	- - -	- - -	- - -	- -

4476	0.00	0.00	0.00	13
4477	0.00	0.00	0.00	12
4478	0.00	0.00	0.00	11
4479	0.00	0.00	0.00	14
4480	0.00	0.00	0.00	10
4481	0.00	0.00	0.00	11
4482	0.00	0.00	0.00	13
4483	0.00	0.00	0.00	13
4484	0.00	0.00	0.00	15
4485	0.00	0.00	0.00	13
4486	0.00	0.00	0.00	14
4487	0.00	0.00	0.00	15
4488	0.00	0.00	0.00	14
4489	0.00	0.00	0.00	13
4490	0.00	0.00	0.00	18
4491	0.00	0.00	0.00	10
4492	0.00	0.00	0.00	12
4493	0.00	0.00	0.00	16
4494	0.00	0.00	0.00	8
4495	0.00	0.00	0.00	9
4496	0.00	0.00	0.00	8
4497	0.00	0.00	0.00	13
4498	0.00	0.00	0.00	18
4499	0.00	0.00	0.00	11
4500	0.00	0.00	0.00	8
4501	0.00	0.00	0.00	17
4502	0.00	0.00	0.00	9
4503	0.00	0.00	0.00	12
4504	0.00	0.00	0.00	7
4505	0.00	0.00	0.00	13
4506	0.00	0.00	0.00	13
4507	0.00	0.00	0.00	12
4508	0.00	0.00	0.00	13
4509	0.00	0.00	0.00	19
4510	0.00	0.00	0.00	12
4511	0.00	0.00	0.00	12
4512	0.00	0.00	0.00	13
4513	0.00	0.00	0.00	11
4514	0.00	0.00	0.00	8
4515	0.00	0.00	0.00	9
4516	0.00	0.00	0.00	10
4517	0.00	0.00	0.00	13
4518	0.00	0.00	0.00	9
4519	0.00	0.00	0.00	12
4520	0.00	0.00	0.00	12
4521	0.00	0.00	0.00	14
4522	0.00	0.00	0.00	6
4523	0.00	0.00	0.00	14
4524	0.00	0.00	0.00	13
4525	0.00	0.00	0.00	11
4526	0.00	0.00	0.00	14
4527	0.00	0.00	0.00	12
4528	0.00	0.00	0.00	12
4529	0.00	0.00	0.00	10
4530	0.00	0.00	0.00	15
4531	0.00	0.00	0.00	16
4532	0.00	0.00	0.00	12
4533	0.00	0.00	0.00	14
4534	0.00	0.00	0.00	13
4535	0.00	0.00	0.00	12
4536	0.00	0.00	0.00	11
4537	0.00	0.00	0.00	18
4538	0.00	0.00	0.00	7
4539	0.00	0.00	0.00	11
4540	0.00	0.00	0.00	11
4541	0.00	0.00	0.00	12
4542	0.00	0.00	0.00	13
4543	0.00	0.00	0.00	9
4544	0.00	0.00	0.00	12
4545	0.00	0.00	0.00	12
4546	0.00	0.00	0.00	12
4547	0.00	0.00	0.00	8
4548	0.00	0.00	0.00	12
4549	0.00	0.00	0.00	9
4550	0.00	0.00	0.00	8
4551	0.00	0.00	0.00	13
4552	0.00	0.00	0.00	10

4553	0.00	0.00	0.00	8
4554	0.00	0.00	0.00	10
4555	0.00	0.00	0.00	8
4556	0.00	0.00	0.00	5
4557	0.00	0.00	0.00	10
4558	0.00	0.00	0.00	9
4559	0.00	0.00	0.00	14
4560	0.00	0.00	0.00	16
4561	0.00	0.00	0.00	15
4562	0.00	0.00	0.00	11
4563	0.00	0.00	0.00	9
4564	0.00	0.00	0.00	13
4565	0.00	0.00	0.00	12
4566	0.00	0.00	0.00	8
4567	0.00	0.00	0.00	5
4568	0.00	0.00	0.00	7
4569	0.00	0.00	0.00	7
4570	0.00	0.00	0.00	10
4571	0.00	0.00	0.00	12
4572	0.00	0.00	0.00	14
4573	0.00	0.00	0.00	12
4574	0.00	0.00	0.00	8
4575	0.00	0.00	0.00	11
4576	0.00	0.00	0.00	10
4577	0.00	0.00	0.00	9
4578	0.00	0.00	0.00	14
4579	0.00	0.00	0.00	13
4580	0.00	0.00	0.00	14
4581	0.00	0.00	0.00	9
4582	0.00	0.00	0.00	15
4583	0.00	0.00	0.00	13
4584	0.00	0.00	0.00	7
4585	0.00	0.00	0.00	9
4586	0.00	0.00	0.00	15
4587	0.00	0.00	0.00	13
4588	0.00	0.00	0.00	11
4589	0.00	0.00	0.00	6
4590	0.00	0.00	0.00	6
4591	0.00	0.00	0.00	11
4592	0.00	0.00	0.00	12
4593	0.00	0.00	0.00	12
4594	0.00	0.00	0.00	10
4595	0.00	0.00	0.00	14
4596	0.00	0.00	0.00	11
4597	0.00	0.00	0.00	11
4598	0.00	0.00	0.00	9
4599	0.00	0.00	0.00	7
4600	0.00	0.00	0.00	11
4601	0.00	0.00	0.00	12
4602	0.00	0.00	0.00	9
4603	0.00	0.00	0.00	13
4604	0.00	0.00	0.00	15
4605	0.00	0.00	0.00	11
4606	0.00	0.00	0.00	9
4607	0.00	0.00	0.00	10
4608	0.00	0.00	0.00	6
4609	0.00	0.00	0.00	6
4610	0.00	0.00	0.00	12
4611	0.00	0.00	0.00	9
4612	0.00	0.00	0.00	13
4613	0.00	0.00	0.00	14
4614	0.00	0.00	0.00	8
4615	0.00	0.00	0.00	12
4616	0.00	0.00	0.00	13
4617	0.00	0.00	0.00	7
4618	0.00	0.00	0.00	11
4619	0.00	0.00	0.00	14
4620	0.00	0.00	0.00	11
4621	0.00	0.00	0.00	9
4622	0.00	0.00	0.00	6
4623	0.00	0.00	0.00	12
4624	0.00	0.00	0.00	11
4625	0.00	0.00	0.00	10
4626	0.00	0.00	0.00	9
4627	0.00	0.00	0.00	8
4628	0.00	0.00	0.00	11
4629	0.00	0.00	0.00	11

4630	0.00	0.00	0.00	13
4631	0.00	0.00	0.00	15
4632	0.00	0.00	0.00	11
4633	0.00	0.00	0.00	7
4634	0.00	0.00	0.00	11
4635	0.00	0.00	0.00	8
4636	0.00	0.00	0.00	7
4637	0.00	0.00	0.00	8
4638	0.00	0.00	0.00	9
4639	0.00	0.00	0.00	13
4640	0.00	0.00	0.00	12
4641	0.00	0.00	0.00	11
4642	0.00	0.00	0.00	8
4643	0.00	0.00	0.00	12
4644	0.00	0.00	0.00	9
4645	0.00	0.00	0.00	12
4646	0.00	0.00	0.00	10
4647	0.00	0.00	0.00	17
4648	0.00	0.00	0.00	10
4649	0.00	0.00	0.00	12
4650	0.00	0.00	0.00	13
4651	0.00	0.00	0.00	12
4652	0.00	0.00	0.00	11
4653	0.00	0.00	0.00	10
4654	0.00	0.00	0.00	11
4655	0.00	0.00	0.00	14
4656	0.00	0.00	0.00	10
4657	0.00	0.00	0.00	9
4658	0.00	0.00	0.00	9
4659	0.00	0.00	0.00	9
4660	0.00	0.00	0.00	13
4661	0.00	0.00	0.00	8
4662	0.00	0.00	0.00	12
4663	0.00	0.00	0.00	12
4664	0.00	0.00	0.00	14
4665	0.00	0.00	0.00	11
4666	0.00	0.00	0.00	9
4667	0.00	0.00	0.00	7
4668	0.00	0.00	0.00	8
4669	0.00	0.00	0.00	6
4670	0.00	0.00	0.00	12
4671	0.00	0.00	0.00	6
4672	0.00	0.00	0.00	14
4673	0.00	0.00	0.00	14
4674	0.00	0.00	0.00	13
4675	0.00	0.00	0.00	12
4676	0.00	0.00	0.00	13
4677	0.00	0.00	0.00	12
4678	0.00	0.00	0.00	11
4679	0.00	0.00	0.00	14
4680	0.00	0.00	0.00	7
4681	0.00	0.00	0.00	9
4682	0.00	0.00	0.00	15
4683	0.00	0.00	0.00	10
4684	0.00	0.00	0.00	7
4685	0.00	0.00	0.00	12
4686	0.00	0.00	0.00	9
4687	0.00	0.00	0.00	11
4688	0.00	0.00	0.00	10
4689	0.00	0.00	0.00	17
4690	0.00	0.00	0.00	11
4691	0.00	0.00	0.00	16
4692	0.00	0.00	0.00	12
4693	0.00	0.00	0.00	9
4694	0.00	0.00	0.00	16
4695	0.00	0.00	0.00	10
4696	0.00	0.00	0.00	13
4697	0.00	0.00	0.00	10
4698	0.00	0.00	0.00	13
4699	0.00	0.00	0.00	12
4700	0.00	0.00	0.00	16
4701	0.00	0.00	0.00	5
4702	0.00	0.00	0.00	10
4703	0.00	0.00	0.00	8
4704	0.00	0.00	0.00	17
4705	0.00	0.00	0.00	12
4706	0.00	0.00	0.00	5

4707	0.00	0.00	0.00	11
4708	0.00	0.00	0.00	13
4709	0.00	0.00	0.00	11
4710	0.00	0.00	0.00	10
4711	0.00	0.00	0.00	12
4712	0.00	0.00	0.00	9
4713	0.00	0.00	0.00	14
4714	0.00	0.00	0.00	14
4715	0.00	0.00	0.00	11
4716	0.00	0.00	0.00	10
4717	0.00	0.00	0.00	16
4718	0.00	0.00	0.00	15
4719	0.00	0.00	0.00	14
4720	0.00	0.00	0.00	10
4721	0.00	0.00	0.00	18
4722	0.00	0.00	0.00	9
4723	0.00	0.00	0.00	15
4724	0.00	0.00	0.00	10
4725	0.00	0.00	0.00	6
4726	0.00	0.00	0.00	8
4727	0.00	0.00	0.00	9
4728	0.00	0.00	0.00	12
4729	0.00	0.00	0.00	10
4730	0.00	0.00	0.00	16
4731	0.00	0.00	0.00	9
4732	0.00	0.00	0.00	10
4733	0.00	0.00	0.00	13
4734	0.00	0.00	0.00	14
4735	0.00	0.00	0.00	20
4736	0.00	0.00	0.00	9
4737	0.00	0.00	0.00	8
4738	0.00	0.00	0.00	16
4739	0.00	0.00	0.00	6
4740	0.00	0.00	0.00	10
4741	0.00	0.00	0.00	10
4742	0.00	0.00	0.00	10
4743	0.00	0.00	0.00	8
4744	0.00	0.00	0.00	9
4745	0.00	0.00	0.00	12
4746	0.00	0.00	0.00	11
4747	0.00	0.00	0.00	18
4748	0.00	0.00	0.00	7
4749	0.00	0.00	0.00	10
4750	0.00	0.00	0.00	12
4751	0.00	0.00	0.00	13
4752	0.00	0.00	0.00	9
4753	0.00	0.00	0.00	8
4754	0.00	0.00	0.00	10
4755	0.00	0.00	0.00	14
4756	0.00	0.00	0.00	17
4757	0.00	0.00	0.00	15
4758	0.00	0.00	0.00	11
4759	0.00	0.00	0.00	10
4760	0.00	0.00	0.00	10
4761	0.00	0.00	0.00	14
4762	0.00	0.00	0.00	13
4763	0.00	0.00	0.00	13
4764	0.00	0.00	0.00	12
4765	0.00	0.00	0.00	8
4766	0.00	0.00	0.00	7
4767	0.00	0.00	0.00	14
4768	0.00	0.00	0.00	10
4769	0.00	0.00	0.00	11
4770	0.00	0.00	0.00	12
4771	0.00	0.00	0.00	11
4772	0.00	0.00	0.00	11
4773	0.00	0.00	0.00	17
4774	0.00	0.00	0.00	5
4775	0.00	0.00	0.00	5
4776	0.00	0.00	0.00	12
4777	0.00	0.00	0.00	12
4778	0.00	0.00	0.00	10
4779	0.00	0.00	0.00	16
4780	0.00	0.00	0.00	10
4781	0.00	0.00	0.00	5
4782	0.00	0.00	0.00	11
4783	0.00	0.00	0.00	7

4784	0.00	0.00	0.00	13
4785	0.00	0.00	0.00	8
4786	0.00	0.00	0.00	15
4787	0.00	0.00	0.00	8
4788	0.00	0.00	0.00	7
4789	0.00	0.00	0.00	10
4790	0.00	0.00	0.00	12
4791	0.00	0.00	0.00	11
4792	0.00	0.00	0.00	10
4793	0.00	0.00	0.00	13
4794	0.00	0.00	0.00	18
4795	0.00	0.00	0.00	6
4796	0.00	0.00	0.00	11
4797	0.00	0.00	0.00	9
4798	0.00	0.00	0.00	11
4799	0.00	0.00	0.00	10
4800	0.00	0.00	0.00	14
4801	0.00	0.00	0.00	9
4802	0.00	0.00	0.00	11
4803	0.00	0.00	0.00	12
4804	0.00	0.00	0.00	19
4805	0.00	0.00	0.00	10
4806	0.00	0.00	0.00	12
4807	0.00	0.00	0.00	12
4808	0.00	0.00	0.00	14
4809	0.00	0.00	0.00	12
4810	0.00	0.00	0.00	7
4811	0.00	0.00	0.00	16
4812	0.00	0.00	0.00	10
4813	0.00	0.00	0.00	14
4814	0.00	0.00	0.00	10
4815	0.00	0.00	0.00	10
4816	0.00	0.00	0.00	12
4817	0.00	0.00	0.00	14
4818	0.00	0.00	0.00	9
4819	0.00	0.00	0.00	13
4820	0.00	0.00	0.00	15
4821	0.00	0.00	0.00	5
4822	0.00	0.00	0.00	12
4823	0.00	0.00	0.00	11
4824	0.00	0.00	0.00	18
4825	0.00	0.00	0.00	8
4826	0.00	0.00	0.00	7
4827	0.00	0.00	0.00	13
4828	0.00	0.00	0.00	16
4829	0.00	0.00	0.00	5
4830	0.00	0.00	0.00	9
4831	0.00	0.00	0.00	12
4832	0.00	0.00	0.00	12
4833	0.00	0.00	0.00	12
4834	0.00	0.00	0.00	16
4835	0.00	0.00	0.00	9
4836	0.00	0.00	0.00	8
4837	0.00	0.00	0.00	10
4838	0.00	0.00	0.00	12
4839	0.00	0.00	0.00	10
4840	0.00	0.00	0.00	8
4841	0.00	0.00	0.00	13
4842	0.00	0.00	0.00	8
4843	0.00	0.00	0.00	10
4844	0.00	0.00	0.00	6
4845	0.00	0.00	0.00	13
4846	0.00	0.00	0.00	15
4847	0.00	0.00	0.00	16
4848	0.00	0.00	0.00	12
4849	0.00	0.00	0.00	13
4850	0.00	0.00	0.00	16
4851	0.00	0.00	0.00	13
4852	0.00	0.00	0.00	11
4853	0.00	0.00	0.00	10
4854	0.00	0.00	0.00	10
4855	0.00	0.00	0.00	7
4856	0.00	0.00	0.00	9
4857	0.00	0.00	0.00	12
4858	0.00	0.00	0.00	9
4859	0.00	0.00	0.00	11
4860	0.00	0.00	0.00	11

4861	0.00	0.00	0.00	15
4862	0.00	0.00	0.00	10
4863	0.00	0.00	0.00	9
4864	0.00	0.00	0.00	6
4865	0.00	0.00	0.00	14
4866	0.00	0.00	0.00	7
4867	0.00	0.00	0.00	8
4868	0.00	0.00	0.00	14
4869	0.00	0.00	0.00	10
4870	0.00	0.00	0.00	11
4871	0.00	0.00	0.00	11
4872	0.00	0.00	0.00	13
4873	0.00	0.00	0.00	9
4874	0.00	0.00	0.00	8
4875	0.00	0.00	0.00	10
4876	0.00	0.00	0.00	8
4877	0.00	0.00	0.00	8
4878	0.00	0.00	0.00	14
4879	0.00	0.00	0.00	11
4880	0.00	0.00	0.00	5
4881	0.00	0.00	0.00	10
4882	0.00	0.00	0.00	9
4883	0.00	0.00	0.00	10
4884	0.00	0.00	0.00	15
4885	0.00	0.00	0.00	11
4886	0.00	0.00	0.00	18
4887	0.00	0.00	0.00	12
4888	0.00	0.00	0.00	13
4889	0.00	0.00	0.00	8
4890	0.00	0.00	0.00	4
4891	0.00	0.00	0.00	10
4892	0.00	0.00	0.00	14
4893	0.00	0.00	0.00	12
4894	0.00	0.00	0.00	9
4895	1.00	0.12	0.22	8
4896	0.00	0.00	0.00	11
4897	0.00	0.00	0.00	14
4898	0.00	0.00	0.00	12
4899	0.00	0.00	0.00	11
4900	0.00	0.00	0.00	12
4901	0.00	0.00	0.00	13
4902	0.00	0.00	0.00	12
4903	0.00	0.00	0.00	11
4904	0.00	0.00	0.00	10
4905	0.00	0.00	0.00	11
4906	0.00	0.00	0.00	8
4907	0.00	0.00	0.00	9
4908	0.00	0.00	0.00	7
4909	0.00	0.00	0.00	13
4910	0.00	0.00	0.00	10
4911	0.00	0.00	0.00	10
4912	0.00	0.00	0.00	9
4913	0.00	0.00	0.00	13
4914	0.00	0.00	0.00	14
4915	0.00	0.00	0.00	12
4916	0.00	0.00	0.00	6
4917	0.00	0.00	0.00	8
4918	0.00	0.00	0.00	6
4919	0.00	0.00	0.00	6
4920	0.00	0.00	0.00	15
4921	0.00	0.00	0.00	10
4922	0.00	0.00	0.00	12
4923	0.00	0.00	0.00	7
4924	0.00	0.00	0.00	16
4925	0.00	0.00	0.00	13
4926	0.00	0.00	0.00	10
4927	0.00	0.00	0.00	8
4928	0.00	0.00	0.00	10
4929	0.00	0.00	0.00	10
4930	0.00	0.00	0.00	12
4931	0.00	0.00	0.00	11
4932	0.00	0.00	0.00	10
4933	0.00	0.00	0.00	11
4934	0.00	0.00	0.00	7
4935	0.00	0.00	0.00	13
4936	0.00	0.00	0.00	10
4937	0.00	0.00	0.00	13

4938	0.00	0.00	0.00	17
4939	0.00	0.00	0.00	13
4940	0.00	0.00	0.00	15
4941	0.00	0.00	0.00	13
4942	0.00	0.00	0.00	15
4943	0.00	0.00	0.00	13
4944	0.00	0.00	0.00	10
4945	0.00	0.00	0.00	9
4946	0.00	0.00	0.00	13
4947	0.00	0.00	0.00	7
4948	0.00	0.00	0.00	10
4949	0.00	0.00	0.00	9
4950	0.00	0.00	0.00	13
4951	0.00	0.00	0.00	12
4952	0.00	0.00	0.00	8
4953	0.00	0.00	0.00	14
4954	0.00	0.00	0.00	11
4955	0.00	0.00	0.00	11
4956	0.00	0.00	0.00	11
4957	0.00	0.00	0.00	8
4958	0.00	0.00	0.00	8
4959	0.00	0.00	0.00	13
4960	0.00	0.00	0.00	9
4961	0.00	0.00	0.00	12
4962	0.00	0.00	0.00	8
4963	0.00	0.00	0.00	3
4964	0.00	0.00	0.00	8
4965	0.00	0.00	0.00	14
4966	0.00	0.00	0.00	9
4967	0.00	0.00	0.00	12
4968	0.00	0.00	0.00	8
4969	0.00	0.00	0.00	7
4970	0.00	0.00	0.00	11
4971	0.00	0.00	0.00	8
4972	0.00	0.00	0.00	13
4973	0.00	0.00	0.00	12
4974	0.00	0.00	0.00	9
4975	0.00	0.00	0.00	14
4976	0.00	0.00	0.00	12
4977	0.00	0.00	0.00	8
4978	0.00	0.00	0.00	16
4979	0.00	0.00	0.00	12
4980	0.00	0.00	0.00	6
4981	0.00	0.00	0.00	15
4982	0.00	0.00	0.00	4
4983	0.00	0.00	0.00	8
4984	0.00	0.00	0.00	9
4985	0.00	0.00	0.00	13
4986	0.00	0.00	0.00	14
4987	0.00	0.00	0.00	7
4988	0.00	0.00	0.00	12
4989	0.00	0.00	0.00	15
4990	0.00	0.00	0.00	9
4991	0.00	0.00	0.00	13
4992	0.00	0.00	0.00	10
4993	0.00	0.00	0.00	8
4994	0.00	0.00	0.00	10
4995	0.00	0.00	0.00	11
4996	0.00	0.00	0.00	10
4997	0.00	0.00	0.00	4
4998	0.00	0.00	0.00	13
4999	0.00	0.00	0.00	8
5000	0.00	0.00	0.00	11
5001	0.00	0.00	0.00	5
5002	0.00	0.00	0.00	9
5003	0.00	0.00	0.00	6
5004	0.00	0.00	0.00	10
5005	0.00	0.00	0.00	8
5006	0.00	0.00	0.00	15
5007	0.00	0.00	0.00	14
5008	1.00	0.12	0.22	8
5009	0.00	0.00	0.00	10
5010	0.00	0.00	0.00	11
5011	0.00	0.00	0.00	10
5012	0.00	0.00	0.00	11
5013	0.00	0.00	0.00	14
5014	0.00	0.00	0.00	8

5015	0.00	0.00	0.00	14
5016	0.00	0.00	0.00	14
5017	0.00	0.00	0.00	11
5018	0.00	0.00	0.00	9
5019	0.00	0.00	0.00	14
5020	0.00	0.00	0.00	10
5021	0.00	0.00	0.00	15
5022	0.00	0.00	0.00	11
5023	0.00	0.00	0.00	6
5024	0.00	0.00	0.00	14
5025	0.00	0.00	0.00	8
5026	0.00	0.00	0.00	14
5027	0.00	0.00	0.00	6
5028	0.00	0.00	0.00	13
5029	0.00	0.00	0.00	5
5030	0.00	0.00	0.00	15
5031	0.00	0.00	0.00	8
5032	0.00	0.00	0.00	12
5033	0.00	0.00	0.00	13
5034	0.00	0.00	0.00	8
5035	0.00	0.00	0.00	11
5036	0.00	0.00	0.00	11
5037	0.00	0.00	0.00	12
5038	0.00	0.00	0.00	12
5039	0.00	0.00	0.00	17
5040	0.00	0.00	0.00	8
5041	0.00	0.00	0.00	9
5042	0.00	0.00	0.00	9
5043	0.00	0.00	0.00	14
5044	0.00	0.00	0.00	11
5045	0.00	0.00	0.00	9
5046	0.00	0.00	0.00	10
5047	0.00	0.00	0.00	10
5048	0.00	0.00	0.00	7
5049	0.00	0.00	0.00	9
5050	0.00	0.00	0.00	5
5051	0.00	0.00	0.00	10
5052	0.00	0.00	0.00	10
5053	0.00	0.00	0.00	14
5054	0.00	0.00	0.00	13
5055	0.00	0.00	0.00	7
5056	0.00	0.00	0.00	15
5057	0.00	0.00	0.00	8
5058	0.00	0.00	0.00	11
5059	0.00	0.00	0.00	9
5060	0.00	0.00	0.00	13
5061	0.00	0.00	0.00	13
5062	0.00	0.00	0.00	7
5063	0.00	0.00	0.00	14
5064	0.00	0.00	0.00	8
5065	0.00	0.00	0.00	6
5066	0.00	0.00	0.00	7
5067	0.00	0.00	0.00	10
5068	0.00	0.00	0.00	12
5069	0.00	0.00	0.00	9
5070	0.00	0.00	0.00	11
5071	0.00	0.00	0.00	8
5072	0.00	0.00	0.00	4
5073	0.00	0.00	0.00	14
5074	0.00	0.00	0.00	11
5075	0.00	0.00	0.00	14
5076	0.00	0.00	0.00	7
5077	0.00	0.00	0.00	10
5078	0.00	0.00	0.00	11
5079	0.00	0.00	0.00	10
5080	0.00	0.00	0.00	13
5081	0.00	0.00	0.00	12
5082	0.00	0.00	0.00	8
5083	0.00	0.00	0.00	15
5084	0.00	0.00	0.00	15
5085	0.00	0.00	0.00	11
5086	0.00	0.00	0.00	12
5087	0.00	0.00	0.00	9
5088	0.00	0.00	0.00	4
5089	0.00	0.00	0.00	8
5090	0.00	0.00	0.00	11
5091	0.00	0.00	0.00	6

5092	0.00	0.00	0.00	9
5093	0.00	0.00	0.00	10
5094	0.00	0.00	0.00	18
5095	0.00	0.00	0.00	6
5096	0.00	0.00	0.00	12
5097	0.00	0.00	0.00	9
5098	0.00	0.00	0.00	11
5099	0.00	0.00	0.00	7
5100	0.00	0.00	0.00	12
5101	0.00	0.00	0.00	7
5102	0.00	0.00	0.00	5
5103	0.00	0.00	0.00	11
5104	0.00	0.00	0.00	13
5105	0.00	0.00	0.00	10
5106	0.00	0.00	0.00	12
5107	0.00	0.00	0.00	7
5108	0.00	0.00	0.00	14
5109	0.00	0.00	0.00	11
5110	0.00	0.00	0.00	8
5111	0.00	0.00	0.00	10
5112	0.00	0.00	0.00	10
5113	0.00	0.00	0.00	9
5114	0.00	0.00	0.00	13
5115	0.00	0.00	0.00	8
5116	0.00	0.00	0.00	10
5117	0.00	0.00	0.00	8
5118	0.00	0.00	0.00	12
5119	0.00	0.00	0.00	8
5120	0.00	0.00	0.00	7
5121	0.00	0.00	0.00	12
5122	0.00	0.00	0.00	9
5123	0.00	0.00	0.00	9
5124	0.00	0.00	0.00	8
5125	0.00	0.00	0.00	8
5126	0.00	0.00	0.00	8
5127	0.00	0.00	0.00	13
5128	0.00	0.00	0.00	8
5129	0.00	0.00	0.00	9
5130	0.00	0.00	0.00	8
5131	0.00	0.00	0.00	10
5132	0.00	0.00	0.00	11
5133	0.00	0.00	0.00	11
5134	0.00	0.00	0.00	6
5135	0.00	0.00	0.00	11
5136	0.00	0.00	0.00	11
5137	0.00	0.00	0.00	12
5138	0.00	0.00	0.00	8
5139	0.00	0.00	0.00	10
5140	0.00	0.00	0.00	10
5141	0.00	0.00	0.00	10
5142	0.00	0.00	0.00	10
5143	0.00	0.00	0.00	5
5144	0.00	0.00	0.00	13
5145	0.00	0.00	0.00	11
5146	0.00	0.00	0.00	12
5147	0.00	0.00	0.00	9
5148	0.00	0.00	0.00	12
5149	0.00	0.00	0.00	8
5150	0.00	0.00	0.00	11
5151	0.00	0.00	0.00	10
5152	0.00	0.00	0.00	12
5153	0.00	0.00	0.00	12
5154	0.00	0.00	0.00	10
5155	0.00	0.00	0.00	10
5156	0.00	0.00	0.00	9
5157	0.00	0.00	0.00	13
5158	0.00	0.00	0.00	10
5159	0.00	0.00	0.00	6
5160	0.00	0.00	0.00	10
5161	0.00	0.00	0.00	12
5162	0.00	0.00	0.00	8
5163	0.00	0.00	0.00	10
5164	0.00	0.00	0.00	9
5165	0.00	0.00	0.00	11
5166	0.00	0.00	0.00	8
5167	0.00	0.00	0.00	9
5168	0.00	0.00	0.00	9

5169	0.00	0.00	0.00	8
5170	0.00	0.00	0.00	12
5171	0.00	0.00	0.00	6
5172	0.00	0.00	0.00	13
5173	0.00	0.00	0.00	11
5174	0.00	0.00	0.00	7
5175	0.00	0.00	0.00	7
5176	0.00	0.00	0.00	15
5177	0.00	0.00	0.00	10
5178	0.00	0.00	0.00	9
5179	0.00	0.00	0.00	7
5180	0.00	0.00	0.00	7
5181	0.00	0.00	0.00	11
5182	0.00	0.00	0.00	5
5183	0.00	0.00	0.00	17
5184	0.00	0.00	0.00	4
5185	0.00	0.00	0.00	7
5186	0.00	0.00	0.00	7
5187	0.00	0.00	0.00	10
5188	0.00	0.00	0.00	11
5189	0.00	0.00	0.00	13
5190	1.00	0.10	0.18	10
5191	0.00	0.00	0.00	8
5192	0.00	0.00	0.00	14
5193	0.00	0.00	0.00	12
5194	0.00	0.00	0.00	18
5195	0.00	0.00	0.00	10
5196	0.00	0.00	0.00	8
5197	0.00	0.00	0.00	8
5198	0.00	0.00	0.00	8
5199	0.00	0.00	0.00	11
5200	0.00	0.00	0.00	14
5201	0.00	0.00	0.00	12
5202	0.00	0.00	0.00	14
5203	0.00	0.00	0.00	13
5204	0.00	0.00	0.00	8
5205	0.00	0.00	0.00	10
5206	0.00	0.00	0.00	16
5207	0.00	0.00	0.00	9
5208	0.00	0.00	0.00	6
5209	0.00	0.00	0.00	8
5210	0.00	0.00	0.00	11
5211	0.00	0.00	0.00	11
5212	0.00	0.00	0.00	14
5213	0.00	0.00	0.00	6
5214	0.00	0.00	0.00	8
5215	0.00	0.00	0.00	11
5216	0.00	0.00	0.00	11
5217	0.00	0.00	0.00	9
5218	0.00	0.00	0.00	9
5219	0.00	0.00	0.00	10
5220	0.00	0.00	0.00	10
5221	0.00	0.00	0.00	10
5222	0.00	0.00	0.00	8
5223	0.00	0.00	0.00	8
5224	0.00	0.00	0.00	7
5225	0.00	0.00	0.00	7
5226	0.00	0.00	0.00	8
5227	0.00	0.00	0.00	13
5228	0.00	0.00	0.00	7
5229	0.00	0.00	0.00	6
5230	0.00	0.00	0.00	7
5231	0.00	0.00	0.00	10
5232	0.00	0.00	0.00	7
5233	0.00	0.00	0.00	9
5234	0.00	0.00	0.00	5
5235	0.00	0.00	0.00	1
5236	0.00	0.00	0.00	16
5237	0.00	0.00	0.00	7
5238	0.00	0.00	0.00	10
5239	0.00	0.00	0.00	14
5240	0.00	0.00	0.00	8
5241	0.00	0.00	0.00	8
5242	0.00	0.00	0.00	8
5243	0.00	0.00	0.00	5
5244	0.00	0.00	0.00	11
5245	0.00	0.00	0.00	8

5246	0.00	0.00	0.00	11
5247	0.00	0.00	0.00	11
5248	0.00	0.00	0.00	10
5249	0.00	0.00	0.00	13
5250	0.00	0.00	0.00	10
5251	0.00	0.00	0.00	12
5252	0.00	0.00	0.00	11
5253	0.00	0.00	0.00	12
5254	0.00	0.00	0.00	12
5255	0.00	0.00	0.00	10
5256	0.00	0.00	0.00	12
5257	0.00	0.00	0.00	11
5258	0.00	0.00	0.00	10
5259	0.00	0.00	0.00	8
5260	0.00	0.00	0.00	11
5261	0.00	0.00	0.00	10
5262	0.00	0.00	0.00	9
5263	0.00	0.00	0.00	10
5264	0.00	0.00	0.00	12
5265	1.00	0.09	0.17	11
5266	0.00	0.00	0.00	8
5267	0.00	0.00	0.00	12
5268	0.00	0.00	0.00	7
5269	0.00	0.00	0.00	9
5270	0.00	0.00	0.00	11
5271	0.00	0.00	0.00	9
5272	0.00	0.00	0.00	11
5273	0.00	0.00	0.00	7
5274	0.00	0.00	0.00	11
5275	0.00	0.00	0.00	11
5276	0.00	0.00	0.00	9
5277	0.00	0.00	0.00	7
5278	0.00	0.00	0.00	7
5279	0.00	0.00	0.00	8
5280	0.00	0.00	0.00	5
5281	0.00	0.00	0.00	8
5282	0.00	0.00	0.00	8
5283	0.00	0.00	0.00	13
5284	0.00	0.00	0.00	11
5285	0.00	0.00	0.00	6
5286	0.00	0.00	0.00	13
5287	0.00	0.00	0.00	15
5288	0.00	0.00	0.00	7
5289	0.00	0.00	0.00	8
5290	0.00	0.00	0.00	6
5291	0.00	0.00	0.00	9
5292	0.00	0.00	0.00	6
5293	0.00	0.00	0.00	9
5294	0.00	0.00	0.00	13
5295	0.00	0.00	0.00	11
5296	0.00	0.00	0.00	10
5297	0.00	0.00	0.00	13
5298	0.00	0.00	0.00	14
5299	0.00	0.00	0.00	10
5300	0.00	0.00	0.00	14
5301	0.00	0.00	0.00	11
5302	0.00	0.00	0.00	6
5303	0.00	0.00	0.00	6
5304	0.00	0.00	0.00	7
5305	0.00	0.00	0.00	9
5306	0.00	0.00	0.00	6
5307	0.00	0.00	0.00	10
5308	0.00	0.00	0.00	11
5309	0.00	0.00	0.00	11
5310	0.00	0.00	0.00	14
5311	0.00	0.00	0.00	10
5312	0.00	0.00	0.00	11
5313	0.00	0.00	0.00	11
5314	0.00	0.00	0.00	11
5315	0.00	0.00	0.00	11
5316	0.00	0.00	0.00	2
5317	0.00	0.00	0.00	5
5318	0.00	0.00	0.00	11
5319	0.00	0.00	0.00	12
5320	0.00	0.00	0.00	7
5321	0.00	0.00	0.00	7
5322	n nn	n nn	n nn	a

	v.vv	v.vv	v.vv	v.vv
5323	0.00	0.00	0.00	9
5324	0.00	0.00	0.00	8
5325	0.00	0.00	0.00	10
5326	0.00	0.00	0.00	3
5327	0.00	0.00	0.00	13
5328	0.00	0.00	0.00	13
5329	0.00	0.00	0.00	7
5330	0.00	0.00	0.00	8
5331	0.00	0.00	0.00	9
5332	0.00	0.00	0.00	8
5333	0.00	0.00	0.00	11
5334	0.00	0.00	0.00	11
5335	0.00	0.00	0.00	6
5336	0.00	0.00	0.00	6
5337	0.00	0.00	0.00	6
5338	0.00	0.00	0.00	11
5339	0.00	0.00	0.00	12
5340	0.00	0.00	0.00	9
5341	0.00	0.00	0.00	8
5342	0.00	0.00	0.00	8
5343	0.00	0.00	0.00	7
5344	0.00	0.00	0.00	5
5345	0.00	0.00	0.00	11
5346	0.00	0.00	0.00	13
5347	0.00	0.00	0.00	10
5348	0.00	0.00	0.00	11
5349	0.00	0.00	0.00	7
5350	0.00	0.00	0.00	10
5351	0.00	0.00	0.00	7
5352	0.00	0.00	0.00	7
5353	0.00	0.00	0.00	11
5354	0.00	0.00	0.00	12
5355	0.00	0.00	0.00	12
5356	0.00	0.00	0.00	10
5357	0.00	0.00	0.00	9
5358	0.00	0.00	0.00	8
5359	0.00	0.00	0.00	7
5360	0.00	0.00	0.00	10
5361	0.00	0.00	0.00	6
5362	0.00	0.00	0.00	6
5363	0.00	0.00	0.00	9
5364	0.00	0.00	0.00	9
5365	0.00	0.00	0.00	17
5366	0.00	0.00	0.00	8
5367	0.00	0.00	0.00	9
5368	0.00	0.00	0.00	8
5369	0.00	0.00	0.00	8
5370	0.00	0.00	0.00	18
5371	0.00	0.00	0.00	14
5372	0.00	0.00	0.00	10
5373	0.00	0.00	0.00	7
5374	0.00	0.00	0.00	6
5375	0.00	0.00	0.00	12
5376	0.00	0.00	0.00	13
5377	0.00	0.00	0.00	9
5378	0.00	0.00	0.00	10
5379	0.00	0.00	0.00	10
5380	0.00	0.00	0.00	9
5381	0.00	0.00	0.00	7
5382	0.00	0.00	0.00	10
5383	0.00	0.00	0.00	9
5384	0.00	0.00	0.00	12
5385	0.00	0.00	0.00	15
5386	0.00	0.00	0.00	7
5387	0.00	0.00	0.00	8
5388	0.00	0.00	0.00	4
5389	0.00	0.00	0.00	7
5390	0.00	0.00	0.00	8
5391	0.00	0.00	0.00	4
5392	0.00	0.00	0.00	10
5393	0.00	0.00	0.00	7
5394	0.00	0.00	0.00	8
5395	0.00	0.00	0.00	16
5396	0.00	0.00	0.00	13
5397	0.00	0.00	0.00	11
5398	0.00	0.00	0.00	5
5399	n nn	n nn	n nn	5

...	v.vv	v.vv	v.vv	v
5400	0.00	0.00	0.00	12
5401	0.00	0.00	0.00	7
5402	0.00	0.00	0.00	5
5403	0.00	0.00	0.00	12
5404	0.00	0.00	0.00	5
5405	0.00	0.00	0.00	10
5406	0.00	0.00	0.00	7
5407	0.00	0.00	0.00	12
5408	0.00	0.00	0.00	9
5409	0.00	0.00	0.00	9
5410	0.00	0.00	0.00	8
5411	0.00	0.00	0.00	6
5412	0.00	0.00	0.00	8
5413	0.00	0.00	0.00	6
5414	0.00	0.00	0.00	8
5415	0.00	0.00	0.00	16
5416	0.00	0.00	0.00	9
5417	0.00	0.00	0.00	11
5418	0.00	0.00	0.00	9
5419	0.00	0.00	0.00	14
5420	0.00	0.00	0.00	6
5421	0.00	0.00	0.00	11
5422	0.00	0.00	0.00	12
5423	0.00	0.00	0.00	8
5424	0.00	0.00	0.00	13
5425	0.00	0.00	0.00	4
5426	0.00	0.00	0.00	10
5427	0.00	0.00	0.00	9
5428	0.00	0.00	0.00	12
5429	0.00	0.00	0.00	11
5430	0.00	0.00	0.00	9
5431	0.00	0.00	0.00	15
5432	0.00	0.00	0.00	12
5433	0.00	0.00	0.00	8
5434	0.00	0.00	0.00	6
5435	0.00	0.00	0.00	12
5436	0.00	0.00	0.00	11
5437	0.00	0.00	0.00	10
5438	0.00	0.00	0.00	7
5439	0.00	0.00	0.00	9
5440	0.00	0.00	0.00	12
5441	0.00	0.00	0.00	10
5442	0.00	0.00	0.00	7
5443	0.00	0.00	0.00	12
5444	0.00	0.00	0.00	7
5445	0.00	0.00	0.00	9
5446	0.00	0.00	0.00	7
5447	0.00	0.00	0.00	6
5448	0.00	0.00	0.00	12
5449	0.00	0.00	0.00	9
5450	0.00	0.00	0.00	10
5451	0.00	0.00	0.00	6
5452	0.00	0.00	0.00	11
5453	0.00	0.00	0.00	7
5454	0.00	0.00	0.00	9
5455	0.00	0.00	0.00	11
5456	0.00	0.00	0.00	7
5457	0.00	0.00	0.00	9
5458	0.00	0.00	0.00	8
5459	0.00	0.00	0.00	11
5460	0.00	0.00	0.00	7
5461	0.00	0.00	0.00	11
5462	0.00	0.00	0.00	10
5463	0.00	0.00	0.00	9
5464	0.00	0.00	0.00	9
5465	0.00	0.00	0.00	7
5466	0.00	0.00	0.00	9
5467	0.00	0.00	0.00	14
5468	0.00	0.00	0.00	9
5469	0.00	0.00	0.00	12
5470	0.00	0.00	0.00	11
5471	0.00	0.00	0.00	8
5472	0.00	0.00	0.00	15
5473	0.00	0.00	0.00	4
5474	0.00	0.00	0.00	8
5475	0.00	0.00	0.00	9
5476	0.00	0.00	0.00	11

5470	0.00	0.00	0.00	11
5477	0.00	0.00	0.00	8
5478	0.00	0.00	0.00	6
5479	0.00	0.00	0.00	7
5480	0.00	0.00	0.00	7
5481	0.00	0.00	0.00	10
5482	0.00	0.00	0.00	12
5483	0.00	0.00	0.00	6
5484	0.00	0.00	0.00	9
5485	0.00	0.00	0.00	8
5486	0.00	0.00	0.00	8
5487	0.00	0.00	0.00	9
5488	0.00	0.00	0.00	7
5489	0.00	0.00	0.00	10
5490	0.00	0.00	0.00	12
5491	0.00	0.00	0.00	6
5492	0.00	0.00	0.00	8
5493	0.00	0.00	0.00	13
5494	0.00	0.00	0.00	6
5495	0.00	0.00	0.00	10
5496	0.00	0.00	0.00	7
5497	0.00	0.00	0.00	9
5498	0.00	0.00	0.00	6
5499	0.00	0.00	0.00	13
avg / total	0.53	0.26	0.33	530065

In [0]:

```
from sklearn.externals import joblib
joblib.dump(classifier, 'lr_with_equal_weight.pkl')
```

4.5 Modeling with less data points (0.5M data points) and more weight to title and 500 tags only.

In [0]:

```
sql_create_table = """CREATE TABLE IF NOT EXISTS QuestionsProcessed (question text NOT NULL, code
text, tags text, words_pre integer, words_post integer, is_code integer);"""
create_database_table("Titlemoreweight.db", sql_create_table)
```

Tables in the database:
QuestionsProcessed

In [0]:

```
# http://www.sqlitetutorial.net/sqlite-delete/
# https://stackoverflow.com/questions/2279706/select-random-row-from-a-sqlite-table

read_db = 'train_no_dup.db'
write_db = 'Titlemoreweight.db'
train_datasize = 400000
if os.path.isfile(read_db):
    conn_r = create_connection(read_db)
    if conn_r is not None:
        reader = conn_r.cursor()
        # for selecting first 0.5M rows
        reader.execute("SELECT Title, Body, Tags From no_dup_train LIMIT 500001;")
        # for selecting random points
        #reader.execute("SELECT Title, Body, Tags From no_dup_train ORDER BY RANDOM() LIMIT
500001;")

if os.path.isfile(write_db):
    conn_w = create_connection(write_db)
    if conn_w is not None:
        tables = checkTableExists(conn_w)
        writer = conn_w.cursor()
        if tables != 0:
            writer.execute("DELETE FROM QuestionsProcessed WHERE 1")
            print("Cleared All the rows")
```

```
Tables in the database:  
QuestionsProcessed  
Cleared All the rows
```

4.5.1 Preprocessing of questions

1. Separate Code from Body
2. Remove Special characters from Question title and description (not in code)
3. **Give more weightage to title : Add title three times to the question**
4. Remove stop words (Except 'C')
5. Remove HTML Tags
6. Convert all the characters into small letters
7. Use SnowballStemmer to stem the words

In [0]:

```
#http://www.bernzilla.com/2008/05/13/selecting-a-random-row-from-an-sqlite-table/  
start = datetime.now()  
preprocessed_data_list=[]  
reader.fetchone()  
questions_with_code=0  
len_pre=0  
len_post=0  
questions_proccesed = 0  
for row in reader:  
  
    is_code = 0  
  
    title, question, tags = row[0], row[1], str(row[2])  
  
    if '<code>' in question:  
        questions_with_code+=1  
        is_code = 1  
    x = len(question)+len(title)  
    len_pre+=x  
  
    code = str(re.findall(r'<code>(.*)?</code>', question, flags=re.DOTALL))  
  
    question=re.sub('<code>(.*?)</code>', '', question, flags=re.MULTILINE|re.DOTALL)  
    question=striphtml(question.encode('utf-8'))  
  
    title=title.encode('utf-8')  
  
    # adding title three time to the data to increase its weight  
    # add tags string to the training data  
  
    question=str(title)+" "+str(title)+" "+str(title)+" "+question  
  
    # if questions_proccesed<=train_datasize:  
    #     question=str(title)+" "+str(title)+" "+str(title)+" "+question+" "+str(tags)  
    # else:  
    #     question=str(title)+" "+str(title)+" "+str(title)+" "+question  
  
    question=re.sub(r'[^A-Za-z0-9#+\.-]+', ' ', question)  
    words=word_tokenize(str(question.lower()))  
  
    #Removing all single letter and and stopwords from question exceptt for the letter 'c'  
    question=' '.join(str(stemmer.stem(j)) for j in words if j not in stop_words and (len(j)!=1 or  
j=='c'))  
  
    len_post+=len(question)  
    tup = (question,code,tags,x,len(question),is_code)  
    questions_proccesed += 1  
    writer.execute("insert into  
QuestionsProcessed(question,code,tags,words_pre,words_post,is_code) values (?,?,?,?,?,?)",tup)  
    if (questions_proccesed%100000==0):  
        print("number of questions completed=",questions_proccesed)  
  
no_dup_avg_len_pre=(len_pre*1.0)/questions_proccesed  
no_dup_avg_len_post=(len_post*1.0)/questions_proccesed  
  
print( "Avg. length of questions>Title+Body before processing: %d"%no_dup_avg_len_pre)
```

```

print("Avg. length of questions(Title+Body) after processing: %d"%no_dup_avg_len_post)
print("Percent of questions containing code: %d"%((questions_with_code*100.0)/questions_proccesed))
)

print("Time taken to run this cell :", datetime.now() - start)

```

number of questions completed= 100000
 number of questions completed= 200000
 number of questions completed= 300000
 number of questions completed= 400000
 number of questions completed= 500000
 Avg. length of questions(Title+Body) before processing: 1234
 Avg. length of questions(Title+Body) after processing: 424
 Percent of questions containing code: 57
 Time taken to run this cell : 0:23:12.329039

In [0]:

```

# never forget to close the connections or else we will end up with database locks
conn_r.commit()
conn_w.commit()
conn_r.close()
conn_w.close()

```

Sample questions after preprocessing of data

In [0]:

```

if os.path.isfile(write_db):
    conn_r = create_connection(write_db)
    if conn_r is not None:
        reader = conn_r.cursor()
        reader.execute("SELECT question From QuestionsProcessed LIMIT 10")
        print("Questions after preprocessed")
        print('='*100)
        reader.fetchone()
        for row in reader:
            print(row)
            print('-'*100)
    conn_r.commit()
    conn_r.close()

```

Questions after preprocessed

```

('dynam datagrid bind silverlight dynam datagrid bind silverlight dynam datagrid bind silverlight
bind datagrid dynam code wrote code debug code block seem bind correct grid come column form come
grid column although necessari bind nthank repli advance..',)
-----
('java.lang.noclassdeffounderror javax servlet jsp tagext taglibraryvalid
java.lang.noclassdeffounderror javax servlet jsp tagext taglibraryvalid
java.lang.noclassdeffounderror javax servlet jsp tagext taglibraryvalid follow guid link instal js
tl got follow error tri launch jsp page java.lang.noclassdeffounderror javax servlet jsp tagext ta
glibraryvalid taglib declar instal jstl 1.1 tomcat webapp tri project work also tri version 1.2 js
tl still messag caus solv',)
-----
('java.sql.SQLException microsoft odbc driver manag invalid descriptor index java.sql.SQLException
microsoft odbc driver manag invalid descriptor index java.sql.SQLException microsoft odbc driver
manag invalid descriptor index use follow code display caus solv',)
-----
('better way updat feed fb php sdk better way updat feed fb php sdk better way updat feed fb php s
dk novic facebook api read mani tutori still confused.i find post feed api method like correct sec
ond way use curl someth like way better',)
-----
('btnadd click event open two window record ad btnadd click event open two window record ad btnadd
click event open two window record ad open window search.aspx use code hav add button search.aspx
nwhen insert record btnadd click event open anoth window nafter insert record close window',)
-----
('sql inject issu prevent correct form submiss php sql inject issu prevent correct form submiss ph
p sql inject issu prevent correct form submiss php check everyth think make sure input field safe
type sql inject good news safe bad news one tag mess form submiss place even touch life figur exac
t html use templat file forgiv okay entir php script get execut see data post none forum field pos
t problem use someth titl field none data get post current use print post see submit noth work fla
vless statement though also mention count work flagless local machine user host some common problem
',)

```

```
wless statement though also mention script work flawless local machin use host come across problem  
state list input test mess',)
```

```
('countabl subaddit lebesgu measur countabl subaddit lebesgu measur countabl subaddit lebesgu meas  
ur let lbrace rbrace sequenc set sigma -algebra mathcal want show left bigcup right leq sum left r  
ight countabl addit measur defin set sigma algebra mathcal think use monoton properti somewher pro  
of start appreci littl help nthank ad han answer make follow addit construct given han answer clea  
r bigcup bigcup cap emptyset neq left bigcup right left bigcup right sum left right also construct  
subset monoton left right leq left right final would sum leq sum result follow',)
```

```
('hql equival sql queri hql equival sql queri hql equival sql queri hql queri replac name class pr  
operti name error occur hql error',)
```

```
('undefin symbol architectur i386 objc class skpsmtpmessag referenc error undefin symbol  
architectur i386 objc class skpsmtpmessag referenc error undefin symbol architectur i386 objc  
class skpsmtpmessag referenc error import framework send email applic background import framework  
i.e skpsmtpmessag somebodi suggest get error collect2 ld return exit status import framework corre  
ct sorc taken framework follow mffailcomposeviewcontrol question lock field updat answer drag drop  
folder project click copi nthat',)
```



Saving Preprocessed data to a Database

In [0]:

```
#Taking 0.5 Million entries to a dataframe.  
write_db = 'Titlemoreweight.db'  
if os.path.isfile(write_db):  
    conn_r = create_connection(write_db)  
    if conn_r is not None:  
        preprocessed_data = pd.read_sql_query("""SELECT question, Tags FROM QuestionsProcessed""",  
conn_r)  
    conn_r.commit()  
    conn_r.close()
```

In [0]:

```
preprocessed_data.head()
```

Out[0]:

	question	tags
0	dynam datagrid bind silverlight dynam datagrid...	c# silverlight data-binding
1	dynam datagrid bind silverlight dynam datagrid...	c# silverlight data-binding columns
2	java.lang.noclassdeffounderror javax servlet j...	jsp jstl
3	java.sql.SQLException microsoft odbc driver manag...	java jdbc
4	better way updat feed fb php sdk better way up...	facebook api facebook-php-sdk

In [0]:

```
print("number of data points in sample :", preprocessed_data.shape[0])  
print("number of dimensions :", preprocessed_data.shape[1])
```

```
number of data points in sample : 500000  
number of dimensions : 2
```

Converting string Tags to multilable output variables

In [0]:

```
vectorizer = CountVectorizer(tokenizer = lambda x: x.split(), binary='true')  
multilabel_y = vectorizer.fit_transform(preprocessed_data['tags'])
```

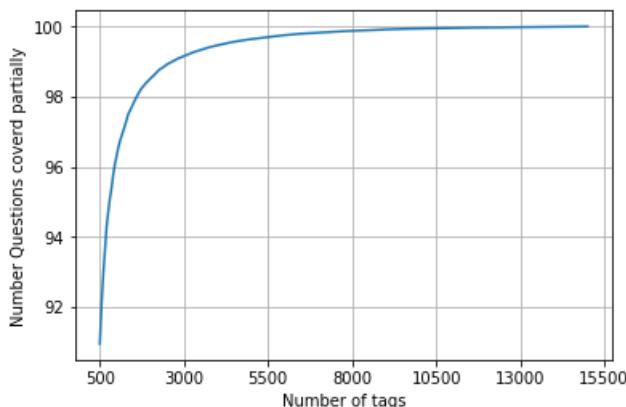
Selecting 500 Tags

```
In [0]:
```

```
questions_explained = []
total_tags=multilabel_y.shape[1]
total_qs=preprocessed_data.shape[0]
for i in range(500, total_tags, 100):
    questions_explained.append(np.round(((total_qs-questions_explained_fn(i))/total_qs)*100,3))
```

```
In [0]:
```

```
fig, ax = plt.subplots()
ax.plot(questions_explained)
xlabel = list(500+np.array(range(-50,450,50))*50)
ax.set_xticklabels(xlabel)
plt.xlabel("Number of tags")
plt.ylabel("Number Questions covered partially")
plt.grid()
plt.show()
# you can choose any number of tags based on your computing power, minimum is 500(it covers 90% of the tags)
print("with ",5500,"tags we are covering ",questions_explained[50],"% of questions")
print("with ",500,"tags we are covering ",questions_explained[0],"% of questions")
```



```
with 5500 tags we are covering 99.157 % of questions
with 500 tags we are covering 90.956 % of questions
```

```
In [0]:
```

```
# we will be taking 500 tags
multilabel_yx = tags_to_choose(500)
print("number of questions that are not covered :", questions_explained_fn(500),"out of ", total_qs)
```

```
number of questions that are not covered : 45221 out of 500000
```

```
In [0]:
```

```
x_train=preprocessed_data.head(train_datasize)
x_test=preprocessed_data.tail(preprocessed_data.shape[0] - 400000)

y_train = multilabel_yx[0:train_datasize,:]
y_test = multilabel_yx[train_datasize:preprocessed_data.shape[0],:]
```

```
In [0]:
```

```
print("Number of data points in train data :", y_train.shape)
print("Number of data points in test data :", y_test.shape)
```

```
Number of data points in train data : (400000, 500)
Number of data points in test data : (100000, 500)
```

4.5.2 Featurizing data with TfIdf vectorizer

In [0]:

```
start = datetime.now()
vectorizer = TfidfVectorizer(min_df=0.00009, max_features=200000, smooth_idf=True, norm="l2", \
                             tokenizer = lambda x: x.split(), sublinear_tf=False, ngram_range=(1,3))
x_train_multilabel = vectorizer.fit_transform(x_train['question'])
x_test_multilabel = vectorizer.transform(x_test['question'])
print("Time taken to run this cell :", datetime.now() - start)
```

Time taken to run this cell : 0:03:52.522389

In [0]:

```
print("Dimensions of train data X:",x_train_multilabel.shape, "Y :",y_train.shape)
print("Dimensions of test data X:",x_test_multilabel.shape,"Y:",y_test.shape)
```

Diamensions of train data X: (400000, 94927) Y : (400000, 500)
Diamensions of test data X: (100000, 94927) Y: (100000, 500)

4.5.3 Applying Logistic Regression with OneVsRest Classifier

In [0]:

```
start = datetime.now()
classifier = OneVsRestClassifier(SGDClassifier(loss='log', alpha=0.00001, penalty='l1'), n_jobs=-1)
classifier.fit(x_train_multilabel, y_train)
predictions = classifier.predict (x_test_multilabel)

print("Accuracy :",metrics.accuracy_score(y_test, predictions))
print("Hamming loss ",metrics.hamming_loss(y_test,predictions))

precision = precision_score(y_test, predictions, average='micro')
recall = recall_score(y_test, predictions, average='micro')
f1 = f1_score(y_test, predictions, average='micro')

print("Micro-average quality numbers")
print("Precision: {:.4f}, Recall: {:.4f}, F1-measure: {:.4f}".format(precision, recall, f1))

precision = precision_score(y_test, predictions, average='macro')
recall = recall_score(y_test, predictions, average='macro')
f1 = f1_score(y_test, predictions, average='macro')

print("Macro-average quality numbers")
print("Precision: {:.4f}, Recall: {:.4f}, F1-measure: {:.4f}".format(precision, recall, f1))

print (metrics.classification_report(y_test, predictions))
print("Time taken to run this cell :", datetime.now() - start)
```

Accuracy : 0.23623
Hamming loss 0.00278088
Micro-average quality numbers
Precision: 0.7216, Recall: 0.3256, F1-measure: 0.4488
Macro-average quality numbers
Precision: 0.5473, Recall: 0.2572, F1-measure: 0.3339

	precision	recall	f1-score	support
0	0.94	0.64	0.76	5519
1	0.69	0.26	0.38	8190
2	0.81	0.37	0.51	6529
3	0.81	0.43	0.56	3231
4	0.81	0.40	0.54	6430
5	0.82	0.33	0.47	2879
6	0.87	0.50	0.63	5086
7	0.87	0.54	0.67	4533
8	0.60	0.13	0.22	3000
9	0.81	0.53	0.64	2765
10	0.59	0.17	0.26	3051
11	0.70	0.33	0.45	3009
12	0.64	0.24	0.35	2630
..

13	0.71	0.23	0.35	1426
14	0.90	0.53	0.67	2548
15	0.66	0.18	0.28	2371
16	0.65	0.23	0.34	873
17	0.89	0.61	0.72	2151
18	0.62	0.23	0.33	2204
19	0.71	0.40	0.51	831
20	0.77	0.41	0.53	1860
21	0.27	0.07	0.11	2023
22	0.49	0.23	0.31	1513
23	0.91	0.49	0.64	1207
24	0.56	0.29	0.38	506
25	0.68	0.30	0.42	425
26	0.65	0.40	0.49	793
27	0.60	0.32	0.42	1291
28	0.75	0.36	0.48	1208
29	0.42	0.09	0.15	406
30	0.75	0.18	0.29	504
31	0.29	0.10	0.14	732
32	0.59	0.24	0.35	441
33	0.56	0.18	0.27	1645
34	0.71	0.25	0.37	1058
35	0.83	0.54	0.66	946
36	0.69	0.21	0.32	644
37	0.96	0.68	0.79	136
38	0.64	0.37	0.47	570
39	0.85	0.29	0.43	766
40	0.62	0.28	0.38	1132
41	0.46	0.19	0.27	174
42	0.81	0.51	0.63	210
43	0.80	0.41	0.54	433
44	0.66	0.50	0.57	626
45	0.75	0.32	0.45	852
46	0.75	0.42	0.54	534
47	0.34	0.14	0.20	350
48	0.74	0.51	0.60	496
49	0.79	0.62	0.70	785
50	0.16	0.04	0.06	475
51	0.33	0.10	0.15	305
52	0.50	0.04	0.07	251
53	0.68	0.40	0.50	914
54	0.45	0.16	0.23	728
55	0.31	0.02	0.03	258
56	0.46	0.19	0.27	821
57	0.47	0.09	0.15	541
58	0.78	0.27	0.41	748
59	0.94	0.62	0.75	724
60	0.34	0.07	0.12	660
61	0.83	0.19	0.31	235
62	0.91	0.71	0.80	718
63	0.83	0.63	0.71	468
64	0.55	0.33	0.41	191
65	0.36	0.11	0.17	429
66	0.29	0.05	0.08	415
67	0.76	0.49	0.60	274
68	0.82	0.52	0.64	510
69	0.67	0.45	0.54	466
70	0.30	0.06	0.10	305
71	0.49	0.15	0.23	247
72	0.79	0.47	0.59	401
73	0.98	0.73	0.84	86
74	0.73	0.36	0.48	120
75	0.89	0.68	0.77	129
76	0.50	0.00	0.01	473
77	0.36	0.25	0.30	143
78	0.79	0.44	0.57	347
79	0.72	0.23	0.35	479
80	0.53	0.30	0.39	279
81	0.78	0.18	0.29	461
82	0.16	0.01	0.02	298
83	0.77	0.45	0.56	396
84	0.55	0.33	0.41	184
85	0.67	0.21	0.32	573
86	0.48	0.05	0.09	325
87	0.48	0.27	0.35	273
88	0.43	0.21	0.28	135
89	0.28	0.06	0.10	232
--	--	--	--	--

90	0.55	0.30	0.39	409
91	0.63	0.25	0.36	420
92	0.76	0.53	0.63	408
93	0.69	0.49	0.58	241
94	0.31	0.04	0.07	211
95	0.34	0.08	0.12	277
96	0.26	0.03	0.05	410
97	0.90	0.33	0.48	501
98	0.76	0.57	0.65	136
99	0.54	0.31	0.40	239
100	0.55	0.13	0.21	324
101	0.93	0.59	0.72	277
102	0.92	0.70	0.79	613
103	0.48	0.17	0.25	157
104	0.21	0.05	0.09	295
105	0.84	0.34	0.49	334
106	0.77	0.12	0.21	335
107	0.75	0.50	0.60	389
108	0.58	0.24	0.34	251
109	0.54	0.40	0.46	317
110	0.78	0.07	0.14	187
111	0.54	0.10	0.17	140
112	0.56	0.24	0.34	154
113	0.64	0.18	0.28	332
114	0.44	0.27	0.33	323
115	0.47	0.22	0.30	344
116	0.77	0.49	0.60	370
117	0.57	0.22	0.32	313
118	0.78	0.68	0.73	874
119	0.50	0.21	0.29	293
120	0.00	0.00	0.00	200
121	0.77	0.48	0.59	463
122	0.40	0.10	0.16	119
123	0.75	0.01	0.02	256
124	0.91	0.70	0.79	195
125	0.40	0.12	0.18	138
126	0.79	0.49	0.60	376
127	0.14	0.03	0.05	122
128	0.14	0.03	0.05	252
129	0.45	0.10	0.16	144
130	0.44	0.08	0.14	150
131	0.14	0.01	0.02	210
132	0.66	0.26	0.37	361
133	0.94	0.54	0.69	453
134	0.89	0.72	0.79	124
135	0.31	0.04	0.08	91
136	0.68	0.27	0.38	128
137	0.57	0.35	0.43	218
138	0.77	0.15	0.25	243
139	0.39	0.18	0.25	149
140	0.76	0.43	0.55	318
141	0.29	0.11	0.16	159
142	0.66	0.36	0.47	274
143	0.86	0.72	0.79	362
144	0.59	0.17	0.26	118
145	0.65	0.36	0.46	164
146	0.58	0.27	0.37	461
147	0.66	0.39	0.49	159
148	0.32	0.13	0.19	166
149	0.98	0.46	0.62	346
150	0.62	0.08	0.14	350
151	0.90	0.64	0.74	55
152	0.79	0.45	0.58	387
153	0.52	0.10	0.17	150
154	0.60	0.12	0.20	281
155	0.30	0.05	0.09	202
156	0.76	0.62	0.68	130
157	0.26	0.07	0.11	245
158	0.88	0.58	0.70	177
159	0.49	0.26	0.34	130
160	0.50	0.13	0.21	336
161	0.93	0.57	0.71	220
162	0.12	0.02	0.03	229
163	0.90	0.41	0.56	316
164	0.74	0.34	0.47	283
165	0.63	0.32	0.43	197
166	0.48	0.24	0.32	101

167	0.47	0.18	0.26	231
168	0.58	0.21	0.31	370
169	0.44	0.20	0.27	258
170	0.29	0.05	0.08	101
171	0.39	0.22	0.29	89
172	0.50	0.32	0.39	193
173	0.44	0.22	0.29	309
174	0.51	0.14	0.22	172
175	0.94	0.71	0.81	95
176	0.94	0.59	0.73	346
177	0.92	0.45	0.60	322
178	0.64	0.46	0.54	232
179	0.35	0.06	0.11	125
180	0.56	0.27	0.36	145
181	0.37	0.09	0.15	77
182	0.17	0.02	0.04	182
183	0.61	0.32	0.42	257
184	0.08	0.01	0.02	216
185	0.36	0.07	0.11	242
186	0.39	0.16	0.23	165
187	0.76	0.57	0.65	263
188	0.31	0.10	0.15	174
189	0.71	0.29	0.41	136
190	0.88	0.49	0.63	202
191	0.42	0.16	0.23	134
192	0.71	0.40	0.51	230
193	0.44	0.18	0.25	90
194	0.57	0.47	0.52	185
195	0.16	0.04	0.06	156
196	0.41	0.07	0.13	160
197	0.57	0.06	0.11	266
198	0.39	0.05	0.09	284
199	0.35	0.06	0.10	145
200	0.94	0.70	0.80	212
201	0.67	0.21	0.32	317
202	0.78	0.53	0.63	427
203	0.31	0.08	0.13	232
204	0.51	0.23	0.32	217
205	0.48	0.43	0.45	527
206	0.13	0.02	0.03	124
207	0.52	0.11	0.18	103
208	0.89	0.49	0.63	287
209	0.33	0.08	0.13	193
210	0.72	0.31	0.44	220
211	0.82	0.19	0.31	140
212	0.14	0.02	0.03	161
213	0.52	0.21	0.30	72
214	0.60	0.44	0.51	396
215	0.87	0.34	0.49	134
216	0.53	0.06	0.11	400
217	0.53	0.24	0.33	75
218	0.97	0.76	0.85	219
219	0.74	0.36	0.48	210
220	0.90	0.59	0.71	298
221	0.97	0.59	0.73	266
222	0.78	0.41	0.54	290
223	0.09	0.01	0.01	128
224	0.80	0.40	0.53	159
225	0.59	0.29	0.39	164
226	0.63	0.36	0.46	144
227	0.56	0.32	0.40	276
228	0.15	0.02	0.03	235
229	0.23	0.01	0.03	216
230	0.36	0.18	0.24	228
231	0.70	0.47	0.56	64
232	0.44	0.07	0.12	103
233	0.71	0.30	0.42	216
234	0.71	0.09	0.15	116
235	0.60	0.40	0.48	77
236	0.96	0.64	0.77	67
237	0.54	0.06	0.11	218
238	0.26	0.05	0.08	139
239	0.17	0.01	0.02	94
240	0.55	0.30	0.39	77
241	0.50	0.08	0.14	167
242	0.83	0.28	0.42	86
243	0.40	0.14	0.21	58

244	0.64	0.19	0.29	269
245	0.19	0.05	0.08	112
246	0.95	0.73	0.83	255
247	0.46	0.19	0.27	58
248	0.25	0.02	0.04	81
249	0.00	0.00	0.00	131
250	0.40	0.20	0.27	93
251	0.67	0.28	0.39	154
252	0.40	0.05	0.08	129
253	0.61	0.30	0.40	83
254	0.38	0.09	0.14	191
255	0.15	0.02	0.04	219
256	0.35	0.05	0.08	130
257	0.46	0.29	0.36	93
258	0.69	0.41	0.52	217
259	0.32	0.09	0.14	141
260	0.95	0.13	0.23	143
261	0.52	0.11	0.17	219
262	0.53	0.28	0.37	107
263	0.39	0.23	0.29	236
264	0.26	0.17	0.21	119
265	0.34	0.14	0.20	72
266	0.00	0.00	0.00	70
267	0.28	0.12	0.17	107
268	0.66	0.41	0.51	169
269	0.29	0.09	0.14	129
270	0.74	0.52	0.61	159
271	0.82	0.33	0.47	190
272	0.62	0.22	0.33	248
273	0.91	0.70	0.79	264
274	0.92	0.63	0.75	105
275	0.62	0.08	0.14	104
276	0.14	0.02	0.03	115
277	0.83	0.60	0.70	170
278	0.66	0.24	0.35	145
279	0.91	0.60	0.72	230
280	0.57	0.41	0.48	80
281	0.67	0.55	0.61	217
282	0.74	0.47	0.58	175
283	0.33	0.06	0.11	269
284	0.65	0.27	0.38	74
285	0.86	0.50	0.63	206
286	0.90	0.59	0.71	227
287	0.85	0.30	0.44	130
288	0.35	0.06	0.11	129
289	0.50	0.03	0.05	80
290	0.13	0.06	0.08	99
291	0.77	0.31	0.44	208
292	0.25	0.03	0.05	67
293	0.81	0.43	0.56	109
294	0.40	0.24	0.30	140
295	0.24	0.08	0.12	241
296	0.22	0.08	0.12	72
297	0.22	0.04	0.06	107
298	0.77	0.38	0.51	61
299	0.93	0.35	0.51	77
300	0.18	0.06	0.09	111
301	0.00	0.00	0.00	126
302	0.00	0.00	0.00	73
303	0.57	0.35	0.44	176
304	0.96	0.71	0.82	230
305	0.95	0.60	0.74	156
306	0.51	0.37	0.43	146
307	0.29	0.08	0.13	98
308	0.00	0.00	0.00	78
309	0.78	0.07	0.14	94
310	0.76	0.35	0.48	162
311	0.81	0.52	0.63	116
312	0.48	0.26	0.34	57
313	0.75	0.05	0.09	65
314	0.50	0.36	0.42	138
315	0.54	0.21	0.30	195
316	0.43	0.23	0.30	69
317	0.35	0.10	0.15	134
318	0.49	0.34	0.40	148
319	0.85	0.44	0.58	161
320	0.20	0.14	0.17	104

321	0.86	0.55	0.67	156
322	0.59	0.33	0.42	134
323	0.56	0.36	0.44	232
324	0.41	0.17	0.24	92
325	0.45	0.30	0.36	197
326	0.10	0.02	0.03	126
327	0.45	0.04	0.08	115
328	0.98	0.64	0.77	198
329	0.61	0.30	0.40	125
330	0.78	0.17	0.28	81
331	0.50	0.09	0.15	94
332	1.00	0.02	0.04	56
333	0.15	0.03	0.05	260
334	0.20	0.03	0.06	60
335	0.28	0.07	0.12	110
336	0.64	0.42	0.51	71
337	0.13	0.03	0.05	66
338	0.45	0.31	0.37	150
339	0.00	0.00	0.00	54
340	0.85	0.53	0.65	195
341	0.93	0.18	0.30	79
342	0.41	0.18	0.25	38
343	0.68	0.40	0.50	43
344	0.52	0.22	0.31	68
345	0.69	0.40	0.50	73
346	0.27	0.03	0.05	116
347	0.89	0.36	0.51	111
348	0.30	0.10	0.14	63
349	0.83	0.62	0.71	104
350	0.63	0.43	0.51	44
351	0.70	0.17	0.28	40
352	0.98	0.39	0.56	136
353	0.44	0.22	0.30	54
354	0.43	0.04	0.08	134
355	0.59	0.28	0.38	120
356	0.51	0.21	0.29	228
357	0.66	0.28	0.39	269
358	0.69	0.36	0.48	80
359	0.87	0.41	0.56	140
360	0.37	0.13	0.19	125
361	0.89	0.61	0.72	169
362	0.11	0.04	0.05	56
363	0.94	0.66	0.77	154
364	0.45	0.09	0.14	58
365	0.23	0.11	0.15	71
366	1.00	0.63	0.77	54
367	0.33	0.04	0.08	116
368	0.00	0.00	0.00	54
369	0.00	0.00	0.00	71
370	0.20	0.03	0.06	61
371	0.40	0.06	0.10	71
372	0.66	0.48	0.56	52
373	0.79	0.36	0.50	150
374	0.33	0.13	0.19	93
375	0.14	0.03	0.05	67
376	0.00	0.00	0.00	76
377	0.73	0.18	0.29	106
378	0.27	0.03	0.06	86
379	0.33	0.07	0.12	14
380	1.00	0.40	0.57	122
381	0.19	0.03	0.05	104
382	0.28	0.08	0.12	66
383	0.50	0.28	0.36	110
384	0.00	0.00	0.00	155
385	0.36	0.08	0.13	50
386	0.25	0.11	0.15	64
387	0.36	0.05	0.09	93
388	0.59	0.28	0.38	102
389	0.07	0.01	0.02	108
390	0.96	0.65	0.78	178
391	0.62	0.17	0.27	115
392	0.78	0.43	0.55	42
393	0.00	0.00	0.00	134
394	0.50	0.02	0.03	112
395	0.38	0.11	0.17	176
396	0.48	0.10	0.16	125
397	0.73	0.21	0.33	224

398	0.90	0.56	0.69	63
399	0.00	0.00	0.00	59
400	0.47	0.30	0.37	63
401	0.46	0.17	0.25	98
402	0.57	0.17	0.26	162
403	0.41	0.14	0.21	83
404	0.73	0.84	0.78	19
405	0.30	0.07	0.11	92
406	0.83	0.12	0.21	41
407	0.64	0.33	0.43	43
408	0.82	0.34	0.48	160
409	0.14	0.08	0.10	50
410	0.00	0.00	0.00	19
411	0.37	0.10	0.15	175
412	0.33	0.06	0.10	72
413	0.56	0.05	0.10	95
414	0.19	0.03	0.05	97
415	0.33	0.17	0.22	48
416	0.45	0.30	0.36	83
417	0.50	0.07	0.13	40
418	0.33	0.07	0.11	91
419	0.51	0.30	0.38	90
420	0.29	0.22	0.25	37
421	0.00	0.00	0.00	66
422	0.61	0.34	0.44	73
423	0.48	0.25	0.33	56
424	0.93	0.82	0.87	33
425	0.00	0.00	0.00	76
426	0.25	0.05	0.08	81
427	0.99	0.67	0.80	150
428	0.95	0.66	0.78	29
429	0.99	0.70	0.82	389
430	0.63	0.35	0.45	167
431	0.48	0.08	0.14	123
432	0.43	0.33	0.38	39
433	0.30	0.16	0.21	82
434	1.00	0.64	0.78	66
435	0.66	0.45	0.54	93
436	0.51	0.25	0.34	87
437	0.22	0.05	0.08	86
438	0.74	0.47	0.58	104
439	0.62	0.13	0.21	100
440	0.20	0.01	0.01	141
441	0.43	0.24	0.31	110
442	0.37	0.13	0.19	123
443	0.47	0.11	0.18	71
444	0.39	0.06	0.11	109
445	0.39	0.19	0.25	48
446	0.43	0.25	0.32	76
447	0.28	0.13	0.18	38
448	0.68	0.52	0.59	81
449	0.53	0.14	0.23	132
450	0.47	0.28	0.35	81
451	0.88	0.29	0.44	76
452	0.00	0.00	0.00	44
453	0.00	0.00	0.00	44
454	0.94	0.43	0.59	70
455	0.30	0.04	0.07	155
456	0.47	0.16	0.24	43
457	0.48	0.19	0.28	72
458	0.31	0.08	0.13	62
459	0.71	0.14	0.24	69
460	0.08	0.01	0.02	119
461	0.79	0.14	0.24	79
462	0.69	0.23	0.35	47
463	0.20	0.04	0.06	104
464	0.66	0.33	0.44	106
465	0.50	0.11	0.18	64
466	0.56	0.28	0.37	173
467	0.81	0.36	0.50	107
468	0.82	0.11	0.20	126
469	0.00	0.00	0.00	114
470	0.94	0.79	0.86	140
471	0.92	0.28	0.43	79
472	0.41	0.30	0.35	143
473	0.69	0.30	0.42	158
474	0.36	0.07	0.11	138

475	0.00	0.00	0.00	59
476	0.57	0.30	0.39	88
477	0.86	0.56	0.68	176
478	0.94	0.71	0.81	24
479	0.09	0.01	0.02	92
480	0.82	0.50	0.62	100
481	0.47	0.17	0.26	103
482	0.47	0.23	0.31	74
483	0.85	0.57	0.68	105
484	0.25	0.02	0.04	83
485	0.17	0.01	0.02	82
486	0.36	0.11	0.17	71
487	0.43	0.18	0.26	120
488	0.33	0.02	0.04	105
489	0.72	0.30	0.42	87
490	1.00	0.81	0.90	32
491	0.00	0.00	0.00	69
492	0.00	0.00	0.00	49
493	0.00	0.00	0.00	117
494	0.52	0.18	0.27	61
495	0.98	0.65	0.78	344
496	0.36	0.19	0.25	52
497	0.60	0.18	0.28	137
498	0.33	0.04	0.07	98
499	0.65	0.16	0.26	79
avg / total	0.67	0.33	0.43	173812

Time taken to run this cell : 0:10:14.264591

In [0]:

```
joblib.dump(classifier, 'lr_with_more_title_weight.pkl')
```

Out [0] :

```
['lr_with_more_title_weight.pkl'])
```

In [0]:

```

start = datetime.now()
classifier_2 = OneVsRestClassifier(LogisticRegression(penalty='l1'), n_jobs=-1)
classifier_2.fit(x_train_multilabel, y_train)
predictions_2 = classifier_2.predict(x_test_multilabel)
print("Accuracy :", metrics.accuracy_score(y_test, predictions_2))
print("Hamming loss ", metrics.hamming_loss(y_test, predictions_2))

precision = precision_score(y_test, predictions_2, average='micro')
recall = recall_score(y_test, predictions_2, average='micro')
f1 = f1_score(y_test, predictions_2, average='micro')

print("Micro-average quality numbers")
print("Precision: {:.4f}, Recall: {:.4f}, F1-measure: {:.4f}".format(precision, recall, f1))

precision = precision_score(y_test, predictions_2, average='macro')
recall = recall_score(y_test, predictions_2, average='macro')
f1 = f1_score(y_test, predictions_2, average='macro')

print("Macro-average quality numbers")
print("Precision: {:.4f}, Recall: {:.4f}, F1-measure: {:.4f}".format(precision, recall, f1))

print(metrics.classification_report(y_test, predictions_2))
print("Time taken to run this cell :", datetime.now() - start)

```

```
Accuracy : 0.25108
Hamming loss 0.00270302
Micro-average quality numbers
Precision: 0.7172, Recall: 0.3672, F1-measure: 0.4858
Macro-average quality numbers
Precision: 0.5570, Recall: 0.2950, F1-measure: 0.3710
      precision    recall   f1-score   support
```

0 0.94 0.72 0.82 5519

1	0.70	0.34	0.45	8190
2	0.80	0.42	0.55	6529
3	0.82	0.49	0.61	3231
4	0.80	0.44	0.57	6430
5	0.82	0.38	0.52	2879
6	0.86	0.53	0.66	5086
7	0.87	0.58	0.70	4533
8	0.60	0.13	0.22	3000
9	0.82	0.57	0.67	2765
10	0.60	0.20	0.30	3051
11	0.68	0.38	0.49	3009
12	0.62	0.29	0.40	2630
13	0.73	0.30	0.43	1426
14	0.89	0.57	0.70	2548
15	0.65	0.23	0.34	2371
16	0.65	0.25	0.37	873
17	0.89	0.63	0.74	2151
18	0.60	0.25	0.35	2204
19	0.71	0.41	0.52	831
20	0.76	0.47	0.58	1860
21	0.29	0.09	0.14	2023
22	0.52	0.24	0.33	1513
23	0.89	0.55	0.68	1207
24	0.56	0.28	0.38	506
25	0.69	0.34	0.45	425
26	0.65	0.43	0.52	793
27	0.62	0.38	0.47	1291
28	0.74	0.39	0.51	1208
29	0.46	0.10	0.17	406
30	0.76	0.21	0.33	504
31	0.26	0.08	0.12	732
32	0.60	0.29	0.39	441
33	0.60	0.27	0.38	1645
34	0.69	0.26	0.38	1058
35	0.83	0.58	0.68	946
36	0.65	0.24	0.35	644
37	0.98	0.65	0.78	136
38	0.62	0.38	0.47	570
39	0.84	0.31	0.45	766
40	0.59	0.35	0.44	1132
41	0.47	0.18	0.26	174
42	0.76	0.49	0.59	210
43	0.75	0.42	0.54	433
44	0.66	0.52	0.58	626
45	0.71	0.36	0.47	852
46	0.77	0.45	0.57	534
47	0.37	0.15	0.22	350
48	0.75	0.52	0.62	496
49	0.78	0.64	0.71	785
50	0.21	0.06	0.09	475
51	0.37	0.13	0.19	305
52	0.42	0.03	0.06	251
53	0.66	0.40	0.50	914
54	0.49	0.17	0.26	728
55	0.47	0.03	0.05	258
56	0.45	0.24	0.31	821
57	0.46	0.10	0.17	541
58	0.76	0.31	0.45	748
59	0.94	0.66	0.77	724
60	0.35	0.10	0.15	660
61	0.78	0.20	0.31	235
62	0.92	0.74	0.82	718
63	0.83	0.69	0.75	468
64	0.55	0.36	0.43	191
65	0.33	0.11	0.17	429
66	0.29	0.06	0.10	415
67	0.74	0.50	0.59	274
68	0.82	0.53	0.64	510
69	0.67	0.45	0.54	466
70	0.30	0.09	0.13	305
71	0.49	0.17	0.25	247
72	0.78	0.53	0.64	401
73	0.99	0.77	0.86	86
74	0.72	0.42	0.53	120
75	0.92	0.67	0.78	129
76	0.47	0.02	0.04	473
77	0.40	0.29	0.33	143

78	0.79	0.49	0.60	347
79	0.69	0.25	0.36	479
80	0.56	0.34	0.43	279
81	0.70	0.23	0.34	461
82	0.34	0.04	0.07	298
83	0.78	0.50	0.61	396
84	0.55	0.29	0.38	184
85	0.61	0.24	0.35	573
86	0.50	0.07	0.12	325
87	0.51	0.29	0.37	273
88	0.49	0.21	0.30	135
89	0.36	0.11	0.17	232
90	0.56	0.34	0.43	409
91	0.61	0.27	0.37	420
92	0.78	0.57	0.66	408
93	0.66	0.44	0.53	241
94	0.30	0.04	0.07	211
95	0.37	0.10	0.15	277
96	0.28	0.04	0.07	410
97	0.86	0.43	0.57	501
98	0.75	0.63	0.69	136
99	0.54	0.34	0.42	239
100	0.57	0.15	0.24	324
101	0.91	0.68	0.78	277
102	0.91	0.75	0.82	613
103	0.47	0.17	0.25	157
104	0.22	0.06	0.10	295
105	0.75	0.43	0.55	334
106	0.88	0.28	0.43	335
107	0.75	0.54	0.63	389
108	0.58	0.27	0.37	251
109	0.58	0.45	0.51	317
110	0.68	0.10	0.18	187
111	0.73	0.11	0.20	140
112	0.67	0.43	0.52	154
113	0.58	0.20	0.29	332
114	0.46	0.27	0.34	323
115	0.47	0.26	0.33	344
116	0.75	0.55	0.63	370
117	0.58	0.24	0.34	313
118	0.78	0.73	0.75	874
119	0.45	0.21	0.29	293
120	0.11	0.01	0.01	200
121	0.77	0.51	0.61	463
122	0.32	0.10	0.15	119
123	0.67	0.02	0.03	256
124	0.91	0.70	0.79	195
125	0.44	0.14	0.21	138
126	0.81	0.53	0.64	376
127	0.27	0.03	0.06	122
128	0.20	0.04	0.07	252
129	0.48	0.22	0.30	144
130	0.42	0.11	0.18	150
131	0.33	0.03	0.06	210
132	0.65	0.28	0.39	361
133	0.92	0.59	0.72	453
134	0.89	0.77	0.82	124
135	0.31	0.05	0.09	91
136	0.69	0.28	0.40	128
137	0.55	0.38	0.45	218
138	0.67	0.18	0.28	243
139	0.45	0.18	0.26	149
140	0.77	0.46	0.58	318
141	0.32	0.10	0.15	159
142	0.63	0.38	0.47	274
143	0.85	0.79	0.82	362
144	0.54	0.21	0.30	118
145	0.63	0.39	0.48	164
146	0.54	0.31	0.39	461
147	0.68	0.45	0.54	159
148	0.30	0.12	0.17	166
149	0.97	0.55	0.70	346
150	0.64	0.13	0.21	350
151	0.93	0.67	0.78	55
152	0.78	0.52	0.63	387
153	0.51	0.17	0.25	150
154	0.58	0.12	0.21	281

155	0.25	0.06	0.10	202
156	0.81	0.67	0.73	130
157	0.28	0.06	0.10	245
158	0.93	0.63	0.75	177
159	0.53	0.34	0.41	130
160	0.48	0.18	0.26	336
161	0.90	0.65	0.75	220
162	0.28	0.06	0.09	229
163	0.87	0.44	0.58	316
164	0.78	0.44	0.56	283
165	0.60	0.34	0.44	197
166	0.65	0.43	0.51	101
167	0.45	0.18	0.26	231
168	0.56	0.27	0.36	370
169	0.40	0.21	0.27	258
170	0.36	0.08	0.13	101
171	0.38	0.24	0.29	89
172	0.53	0.36	0.43	193
173	0.47	0.26	0.33	309
174	0.62	0.14	0.23	172
175	0.92	0.73	0.81	95
176	0.93	0.62	0.74	346
177	0.86	0.57	0.69	322
178	0.65	0.51	0.57	232
179	0.20	0.04	0.07	125
180	0.65	0.33	0.44	145
181	0.44	0.10	0.17	77
182	0.26	0.06	0.10	182
183	0.60	0.32	0.41	257
184	0.21	0.03	0.05	216
185	0.35	0.09	0.14	242
186	0.43	0.18	0.25	165
187	0.75	0.59	0.66	263
188	0.39	0.12	0.18	174
189	0.75	0.40	0.53	136
190	0.89	0.55	0.68	202
191	0.44	0.16	0.24	134
192	0.68	0.40	0.51	230
193	0.44	0.18	0.25	90
194	0.57	0.48	0.52	185
195	0.26	0.05	0.09	156
196	0.33	0.07	0.11	160
197	0.49	0.10	0.16	266
198	0.47	0.13	0.20	284
199	0.32	0.04	0.07	145
200	0.93	0.74	0.82	212
201	0.65	0.26	0.37	317
202	0.78	0.59	0.67	427
203	0.36	0.11	0.17	232
204	0.51	0.29	0.37	217
205	0.50	0.46	0.48	527
206	0.24	0.03	0.06	124
207	0.50	0.17	0.26	103
208	0.85	0.53	0.65	287
209	0.33	0.11	0.16	193
210	0.75	0.38	0.50	220
211	0.72	0.21	0.32	140
212	0.12	0.02	0.03	161
213	0.63	0.43	0.51	72
214	0.64	0.45	0.53	396
215	0.87	0.34	0.49	134
216	0.61	0.17	0.27	400
217	0.51	0.24	0.33	75
218	0.96	0.76	0.85	219
219	0.77	0.42	0.54	210
220	0.88	0.64	0.74	298
221	0.96	0.70	0.81	266
222	0.76	0.45	0.57	290
223	0.11	0.01	0.01	128
224	0.78	0.45	0.57	159
225	0.55	0.29	0.38	164
226	0.58	0.31	0.41	144
227	0.56	0.29	0.38	276
228	0.19	0.03	0.05	235
229	0.33	0.03	0.06	216
230	0.40	0.17	0.23	228
231	0.70	0.48	0.57	64

232	0.48	0.10	0.16	103
233	0.72	0.35	0.47	216
234	0.72	0.11	0.19	116
235	0.54	0.36	0.43	77
236	0.90	0.67	0.77	67
237	0.57	0.12	0.20	218
238	0.40	0.14	0.20	139
239	0.00	0.00	0.00	94
240	0.54	0.34	0.42	77
241	0.47	0.08	0.14	167
242	0.78	0.37	0.50	86
243	0.40	0.10	0.16	58
244	0.62	0.27	0.38	269
245	0.16	0.04	0.07	112
246	0.95	0.76	0.84	255
247	0.44	0.24	0.31	58
248	0.44	0.05	0.09	81
249	0.23	0.02	0.04	131
250	0.43	0.24	0.31	93
251	0.61	0.29	0.39	154
252	0.36	0.04	0.07	129
253	0.69	0.40	0.50	83
254	0.34	0.08	0.13	191
255	0.15	0.03	0.05	219
256	0.32	0.05	0.09	130
257	0.48	0.26	0.34	93
258	0.65	0.48	0.55	217
259	0.41	0.13	0.20	141
260	0.86	0.17	0.29	143
261	0.62	0.17	0.27	219
262	0.55	0.27	0.36	107
263	0.41	0.27	0.32	236
264	0.33	0.22	0.26	119
265	0.57	0.24	0.33	72
266	0.00	0.00	0.00	70
267	0.36	0.14	0.20	107
268	0.67	0.44	0.53	169
269	0.32	0.14	0.19	129
270	0.74	0.53	0.62	159
271	0.88	0.48	0.62	190
272	0.61	0.27	0.37	248
273	0.90	0.75	0.82	264
274	0.90	0.68	0.77	105
275	0.52	0.12	0.20	104
276	0.08	0.01	0.02	115
277	0.83	0.63	0.72	170
278	0.74	0.41	0.52	145
279	0.90	0.70	0.78	230
280	0.58	0.42	0.49	80
281	0.66	0.54	0.59	217
282	0.75	0.50	0.60	175
283	0.33	0.13	0.18	269
284	0.65	0.32	0.43	74
285	0.82	0.49	0.61	206
286	0.89	0.66	0.75	227
287	0.84	0.41	0.55	130
288	0.32	0.07	0.11	129
289	0.57	0.05	0.09	80
290	0.21	0.09	0.13	99
291	0.76	0.35	0.48	208
292	0.42	0.07	0.13	67
293	0.84	0.48	0.61	109
294	0.46	0.26	0.34	140
295	0.24	0.12	0.16	241
296	0.31	0.12	0.18	72
297	0.44	0.11	0.18	107
298	0.77	0.49	0.60	61
299	0.89	0.51	0.64	77
300	0.21	0.08	0.12	111
301	0.00	0.00	0.00	126
302	0.25	0.01	0.03	73
303	0.57	0.43	0.49	176
304	0.91	0.79	0.85	230
305	0.92	0.72	0.81	156
306	0.50	0.37	0.43	146
307	0.34	0.11	0.17	98
308	0.00	0.00	0.00	78

309	0.80	0.13	0.22	94
310	0.74	0.41	0.53	162
311	0.79	0.51	0.62	116
312	0.52	0.28	0.36	57
313	0.83	0.08	0.14	65
314	0.52	0.36	0.42	138
315	0.54	0.22	0.31	195
316	0.56	0.35	0.43	69
317	0.29	0.13	0.18	134
318	0.56	0.39	0.46	148
319	0.84	0.50	0.63	161
320	0.24	0.19	0.21	104
321	0.82	0.61	0.70	156
322	0.60	0.37	0.46	134
323	0.58	0.44	0.50	232
324	0.34	0.15	0.21	92
325	0.41	0.24	0.31	197
326	0.14	0.03	0.05	126
327	0.20	0.03	0.05	115
328	0.99	0.70	0.82	198
329	0.59	0.32	0.41	125
330	0.73	0.20	0.31	81
331	0.45	0.10	0.16	94
332	0.54	0.12	0.20	56
333	0.19	0.05	0.08	260
334	0.42	0.13	0.20	60
335	0.35	0.08	0.13	110
336	0.62	0.49	0.55	71
337	0.18	0.05	0.07	66
338	0.47	0.36	0.41	150
339	0.00	0.00	0.00	54
340	0.84	0.57	0.68	195
341	0.91	0.52	0.66	79
342	0.38	0.26	0.31	38
343	0.62	0.42	0.50	43
344	0.56	0.29	0.38	68
345	0.62	0.33	0.43	73
346	0.14	0.03	0.04	116
347	0.86	0.43	0.57	111
348	0.33	0.11	0.17	63
349	0.84	0.65	0.74	104
350	0.62	0.48	0.54	44
351	0.57	0.30	0.39	40
352	0.93	0.57	0.70	136
353	0.38	0.15	0.21	54
354	0.39	0.09	0.15	134
355	0.64	0.35	0.45	120
356	0.54	0.29	0.38	228
357	0.66	0.36	0.47	269
358	0.62	0.38	0.47	80
359	0.84	0.59	0.69	140
360	0.39	0.18	0.24	125
361	0.90	0.71	0.79	169
362	0.14	0.05	0.08	56
363	0.92	0.73	0.82	154
364	0.46	0.10	0.17	58
365	0.22	0.08	0.12	71
366	1.00	0.69	0.81	54
367	0.30	0.07	0.11	116
368	0.38	0.06	0.10	54
369	0.33	0.03	0.05	71
370	0.00	0.00	0.00	61
371	0.40	0.08	0.14	71
372	0.72	0.44	0.55	52
373	0.78	0.41	0.54	150
374	0.41	0.14	0.21	93
375	0.20	0.04	0.07	67
376	0.00	0.00	0.00	76
377	0.58	0.28	0.38	106
378	0.25	0.02	0.04	86
379	0.50	0.14	0.22	14
380	0.93	0.52	0.67	122
381	0.23	0.07	0.10	104
382	0.46	0.20	0.28	66
383	0.54	0.35	0.42	110
384	0.14	0.01	0.01	155
385	0.69	0.22	0.33	50

386	0.20	0.06	0.10	64
387	0.32	0.08	0.12	93
388	0.53	0.24	0.33	102
389	0.07	0.01	0.02	108
390	0.96	0.68	0.80	178
391	0.49	0.17	0.26	115
392	0.81	0.40	0.54	42
393	0.00	0.00	0.00	134
394	0.22	0.04	0.06	112
395	0.54	0.27	0.36	176
396	0.47	0.13	0.20	125
397	0.74	0.37	0.49	224
398	0.84	0.67	0.74	63
399	0.30	0.05	0.09	59
400	0.51	0.32	0.39	63
401	0.49	0.23	0.32	98
402	0.51	0.19	0.27	162
403	0.38	0.14	0.21	83
404	0.76	0.84	0.80	19
405	0.34	0.11	0.17	92
406	0.69	0.22	0.33	41
407	0.64	0.37	0.47	43
408	0.80	0.46	0.58	160
409	0.20	0.12	0.15	50
410	0.00	0.00	0.00	19
411	0.35	0.11	0.17	175
412	0.28	0.07	0.11	72
413	0.38	0.05	0.09	95
414	0.12	0.02	0.04	97
415	0.33	0.10	0.16	48
416	0.53	0.35	0.42	83
417	0.43	0.07	0.13	40
418	0.48	0.16	0.25	91
419	0.53	0.37	0.43	90
420	0.38	0.27	0.32	37
421	0.04	0.02	0.02	66
422	0.69	0.45	0.55	73
423	0.48	0.25	0.33	56
424	0.94	0.88	0.91	33
425	0.00	0.00	0.00	76
426	0.27	0.05	0.08	81
427	0.98	0.73	0.84	150
428	0.95	0.69	0.80	29
429	0.99	0.93	0.96	389
430	0.63	0.40	0.49	167
431	0.57	0.11	0.18	123
432	0.52	0.31	0.39	39
433	0.33	0.21	0.25	82
434	1.00	0.70	0.82	66
435	0.55	0.38	0.45	93
436	0.56	0.37	0.44	87
437	0.10	0.02	0.04	86
438	0.72	0.53	0.61	104
439	0.54	0.13	0.21	100
440	0.38	0.04	0.06	141
441	0.43	0.33	0.37	110
442	0.37	0.15	0.22	123
443	0.57	0.18	0.28	71
444	0.32	0.06	0.11	109
445	0.45	0.31	0.37	48
446	0.47	0.29	0.36	76
447	0.39	0.18	0.25	38
448	0.67	0.54	0.60	81
449	0.67	0.26	0.37	132
450	0.42	0.27	0.33	81
451	0.89	0.32	0.47	76
452	0.00	0.00	0.00	44
453	0.00	0.00	0.00	44
454	0.84	0.51	0.64	70
455	0.39	0.18	0.25	155
456	0.50	0.21	0.30	43
457	0.54	0.28	0.37	72
458	0.35	0.13	0.19	62
459	0.63	0.25	0.35	69
460	0.00	0.00	0.00	119
461	0.71	0.19	0.30	79
462	0.61	0.23	0.34	47

463	0.39	0.14	0.21	104
464	0.70	0.42	0.52	106
465	0.64	0.22	0.33	64
466	0.55	0.35	0.43	173
467	0.78	0.42	0.55	107
468	0.56	0.26	0.36	126
469	0.20	0.01	0.02	114
470	0.93	0.81	0.87	140
471	0.85	0.42	0.56	79
472	0.40	0.35	0.37	143
473	0.67	0.37	0.47	158
474	0.48	0.10	0.17	138
475	0.00	0.00	0.00	59
476	0.63	0.33	0.43	88
477	0.83	0.65	0.73	176
478	0.95	0.79	0.86	24
479	0.22	0.04	0.07	92
480	0.79	0.50	0.61	100
481	0.51	0.28	0.36	103
482	0.40	0.22	0.28	74
483	0.78	0.63	0.69	105
484	0.20	0.02	0.04	83
485	0.20	0.02	0.04	82
486	0.48	0.15	0.23	71
487	0.45	0.21	0.29	120
488	0.50	0.06	0.10	105
489	0.73	0.37	0.49	87
490	1.00	0.81	0.90	32
491	0.33	0.03	0.05	69
492	0.33	0.02	0.04	49
493	0.11	0.02	0.03	117
494	0.52	0.23	0.32	61
495	0.95	0.79	0.87	344
496	0.32	0.13	0.19	52
497	0.59	0.28	0.38	137
498	0.31	0.10	0.15	98
499	0.48	0.20	0.29	79
avg / total		0.67	0.37	0.46
				173812

Time taken to run this cell : 1:09:41.236859

In [5]:

```
#Taking 0.5 Million entries to a dataframe.
write_db = '/home/nakuln4/Titemoreweight.db'
conn_r = create_connection(write_db)
if conn_r is not None:
    preprocessed_data = pd.read_sql_query("""SELECT question, Tags FROM QuestionsProcessed""",
conn_r)
conn_r.commit()
conn_r.close()
```

In [6]:

```
preprocessed_data.head()
```

Out [6] :

	question	tags
0	dynam datagrid bind silverlight dynam datagrid...	c# silverlight data-binding
1	dynam datagrid bind silverlight dynam datagrid...	c# silverlight data-binding columns
2	java.lang.noclassdeffounderror javax servlet j...	jsp jstl
3	java.sql.SQLException microsoft odbc driver manag...	java jdbc
4	better way updat feed fb php sdk better way up...	facebook api facebook-php-sdk

In [7]:

```
print("number of data points in sample :", preprocessed_data.shape[0])
print("number of dimensions :", preprocessed_data.shape[1])
```

```
number of data points in sample : 500000
number of dimensions : 2
```

In [8]:

```
preprocessed_data = preprocessed_data[:100000]
```

Converting string Tags to multilable output variables

In [9]:

```
vectorizer = CountVectorizer(tokenizer = lambda x: x.split(), binary='true')
multilabel_y = vectorizer.fit_transform(preprocessed_data['tags'])
```

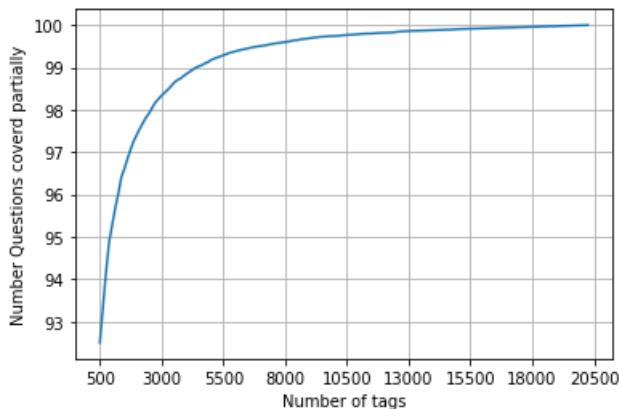
Selecting 500 Tags

In [12]:

```
questions_explained = []
total_tags=multilabel_y.shape[1]
total_qs=preprocessed_data.shape[0]
for i in range(500, total_tags, 100):
    questions_explained.append(np.round(((total_qs-questions_explained_fn(i))/total_qs)*100,3))
```

In [13]:

```
fig, ax = plt.subplots()
ax.plot(questions_explained)
xlabel = list(500+np.array(range(-50,450,50))*50)
ax.set_xticklabels(xlabel)
plt.xlabel("Number of tags")
plt.ylabel("Number Questions coverd partially")
plt.grid()
plt.show()
# you can choose any number of tags based on your computing power, minimun is 500(it covers 90% of the tags)
print("with ",5500,"tags we are covering ",questions_explained[50],"% of questions")
print("with ",500,"tags we are covering ",questions_explained[0],"% of questions")
```



```
with 5500 tags we are covering 99.481 % of questions
with 500 tags we are covering 92.5 % of questions
```

In [14]:

```
# we will be taking 500 tags
multilabel_yx = tags_to_choose(500)
print("number of questions that are not covered :", questions_explained_fn(500),"out of ", total_q)
```

```
s)
```

```
number of questions that are not covered : 7500 out of 100000
```

```
In [15]:
```

```
train_datasize = 80000
x_train=preprocessed_data.head(train_datasize)
x_test=preprocessed_data.tail(preprocessed_data.shape[0] - 80000)

y_train = multilabel_yx[0:train_datasize,:]
y_test = multilabel_yx[train_datasize:preprocessed_data.shape[0],:]
```

```
In [16]:
```

```
print("Number of data points in train data :", y_train.shape)
print("Number of data points in test data :", y_test.shape)
```

```
Number of data points in train data : (80000, 500)
Number of data points in test data : (20000, 500)
```

1. Use bag of words upto 4 grams and compute the micro f1 score with Logistic regression(OvR)
2. Perform hyperparam tuning on alpha (or lambda) for Logistic regression to improve the performance using GridSearch
3. Try OneVsRestClassifier with Linear-SVM (SGDClassifier with loss-hinge)

Featurizing data with BOW with 4-gram

```
In [17]:
```

```
start = datetime.now()
vectorizer = CountVectorizer(min_df=0.00009, max_features=5000, \
                             tokenizer = lambda x: x.split(), ngram_range=(1,4))
x_train_multilabel = vectorizer.fit_transform(x_train['question'])
x_test_multilabel = vectorizer.transform(x_test['question'])
print("Time taken to run this cell :", datetime.now() - start)
```

```
Time taken to run this cell : 0:01:23.879570
```

```
In [ ]:
```

```
print("Dimensions of train data X:",x_train_multilabel.shape, "Y :",y_train.shape)
print("Dimensions of test data X:",x_test_multilabel.shape,"Y:",y_test.shape)
```

Model 1: Logistic Regression with OneVsRest Classifier with 4-grams

```
In [21]:
```

```
start = datetime.now()
classifier_2 = OneVsRestClassifier(LogisticRegression(penalty='l1', n_jobs=-1))
classifier_2.fit(x_train_multilabel, y_train)
predictions_2 = classifier_2.predict(x_test_multilabel)

print("Time taken to run this cell :", datetime.now() - start)
print("Accuracy :",metrics.accuracy_score(y_test, predictions_2))
print("Hamming loss ",metrics.hamming_loss(y_test,predictions_2))

precision = precision_score(y_test, predictions_2, average='micro')
recall = recall_score(y_test, predictions_2, average='micro')
f1 = f1_score(y_test, predictions_2, average='micro')

print("Micro-average quality numbers")
print("Precision: {:.4f}, Recall: {:.4f}, F1-measure: {:.4f}".format(precision, recall, f1))

precision = precision_score(y_test, predictions_2, average='macro')
recall = recall_score(y_test, predictions_2, average='macro')
f1 = f1_score(y_test, predictions_2, average='macro')
```

```

print("Macro-average quality numbers")
print("Precision: {:.4f}, Recall: {:.4f}, F1-measure: {:.4f}".format(precision, recall, f1))

print(metrics.classification_report(y_test, predictions_2))

```

Time taken to run this cell : 0:24:41.700662

Accuracy : 0.16195

Hamming loss 0.003551

Micro-average quality numbers

Precision: 0.5403, Recall: 0.3507, F1-measure: 0.4253

Macro-average quality numbers

Precision: 0.3766, Recall: 0.2780, F1-measure: 0.3070

	precision	recall	f1-score	support
0	0.74	0.36	0.48	820
1	0.64	0.25	0.36	1931
2	0.46	0.13	0.21	544
3	0.54	0.15	0.24	222
4	0.73	0.46	0.57	1311
5	0.77	0.49	0.60	1014
6	0.68	0.42	0.52	1374
7	0.74	0.59	0.66	702
8	0.81	0.60	0.69	1424
9	0.72	0.68	0.70	1037
10	0.70	0.55	0.61	797
11	0.57	0.38	0.46	156
12	0.48	0.44	0.46	36
13	0.62	0.39	0.48	610
14	0.44	0.25	0.32	405
15	0.39	0.17	0.24	144
16	0.46	0.24	0.31	425
17	0.46	0.25	0.32	485
18	0.78	0.67	0.72	269
19	0.80	0.57	0.66	518
20	0.46	0.32	0.37	529
21	0.74	0.59	0.65	294
22	0.72	0.39	0.51	520
23	0.46	0.27	0.34	246
24	0.53	0.38	0.44	312
25	0.44	0.31	0.36	314
26	0.51	0.28	0.36	190
27	0.22	0.10	0.14	342
28	0.31	0.18	0.23	96
29	0.19	0.12	0.15	32
30	0.53	0.46	0.49	747
31	0.30	0.21	0.25	14
32	0.61	0.63	0.62	166
33	0.52	0.32	0.40	171
34	0.58	0.31	0.41	256
35	0.79	0.54	0.64	199
36	0.16	0.08	0.11	60
37	0.27	0.24	0.26	203
38	0.66	0.46	0.54	201
39	0.38	0.39	0.39	208
40	0.20	0.15	0.17	13
41	0.31	0.16	0.21	154
42	0.45	0.36	0.40	69
43	0.29	0.26	0.28	426
44	0.33	0.29	0.31	77
45	0.52	0.36	0.43	223
46	0.37	0.28	0.32	144
47	0.79	0.47	0.58	245
48	0.36	0.22	0.27	91
49	0.56	0.36	0.44	157
50	0.88	0.67	0.76	132
51	0.77	0.66	0.71	41
52	0.52	0.39	0.44	124
53	0.23	0.29	0.25	96
54	0.13	0.12	0.13	128
55	0.43	0.28	0.34	46
56	0.64	0.64	0.64	151
57	0.27	0.04	0.07	80
58	0.28	0.18	0.22	65
59	0.37	0.18	0.24	182
60	0.84	0.70	0.76	148
61	0.20	0.10	0.15	106

61	0.29	0.10	0.15	196
62	0.20	0.16	0.17	58
63	0.68	0.30	0.42	43
64	0.48	0.28	0.35	197
65	0.49	0.34	0.40	82
66	0.61	0.50	0.55	50
67	0.57	0.52	0.55	105
68	0.19	0.09	0.12	98
69	0.23	0.11	0.15	238
70	0.17	0.06	0.09	35
71	0.48	0.48	0.48	54
72	0.15	0.08	0.11	25
73	0.35	0.24	0.29	29
74	0.13	0.14	0.14	29
75	0.23	0.23	0.23	40
76	0.71	0.46	0.55	105
77	0.55	0.57	0.56	28
78	0.17	0.12	0.14	202
79	0.48	0.41	0.44	37
80	0.50	0.27	0.35	15
81	0.46	0.31	0.37	52
82	0.26	0.22	0.24	50
83	0.10	0.05	0.07	56
84	0.67	0.54	0.60	54
85	0.46	0.50	0.48	34
86	0.18	0.10	0.13	30
87	0.59	0.45	0.51	29
88	0.77	0.83	0.80	24
89	0.76	0.77	0.76	117
90	0.24	0.17	0.20	66
91	0.42	0.29	0.34	68
92	0.58	0.33	0.42	67
93	0.46	0.43	0.44	28
94	0.42	0.29	0.34	17
95	0.68	0.51	0.58	51
96	0.62	0.43	0.51	53
97	0.07	0.02	0.03	61
98	0.00	0.00	0.00	79
99	0.41	0.39	0.40	18
100	0.00	0.00	0.00	11
101	0.63	0.57	0.59	207
102	0.00	0.00	0.00	6
103	0.17	0.03	0.06	30
104	0.24	0.07	0.11	54
105	0.50	0.33	0.40	39
106	0.25	0.11	0.16	70
107	0.40	0.14	0.21	14
108	0.53	0.24	0.33	66
109	0.51	0.38	0.44	50
110	0.40	0.20	0.26	87
111	0.41	0.33	0.37	51
112	0.29	0.01	0.01	291
113	0.95	0.76	0.84	49
114	0.36	0.17	0.23	110
115	0.12	0.04	0.06	28
116	0.00	0.00	0.00	5
117	0.21	0.11	0.14	56
118	0.72	0.45	0.55	125
119	0.68	0.48	0.56	44
120	0.59	0.24	0.34	42
121	0.33	0.24	0.27	55
122	0.77	0.44	0.56	68
123	0.10	0.09	0.09	82
124	0.00	0.00	0.00	0
125	0.83	0.71	0.77	7
126	0.09	0.06	0.07	18
127	0.38	0.19	0.26	31
128	0.75	0.46	0.57	13
129	0.64	0.56	0.60	50
130	0.14	0.09	0.11	91
131	0.67	0.57	0.62	35
132	0.19	0.19	0.19	26
133	0.23	0.09	0.13	32
134	0.59	0.37	0.46	35
135	0.67	0.65	0.66	37
136	0.00	0.00	0.00	55
137	0.22	0.37	0.28	41
138	~ ~	~ ~	~ ~	~ ~

138	0.24	0.27	0.25	15
139	0.24	0.21	0.23	99
140	0.83	0.70	0.76	86
141	0.50	0.32	0.39	53
142	0.50	0.08	0.14	36
143	0.46	0.48	0.47	66
144	0.52	0.45	0.48	64
145	0.21	0.20	0.20	25
146	0.15	0.11	0.13	125
147	0.30	0.40	0.34	15
148	0.56	0.50	0.53	48
149	0.32	0.31	0.31	65
150	0.25	0.09	0.13	11
151	0.36	0.33	0.34	15
152	0.23	0.23	0.23	52
153	0.33	0.33	0.33	18
154	0.50	0.25	0.33	16
155	0.25	0.10	0.14	20
156	0.45	0.21	0.28	121
157	0.49	0.44	0.47	107
158	0.00	0.00	0.00	15
159	0.59	0.50	0.54	105
160	0.41	0.35	0.38	69
161	0.56	0.36	0.43	56
162	0.10	0.04	0.06	47
163	0.12	0.04	0.06	121
164	0.41	0.29	0.34	41
165	0.75	0.01	0.03	229
166	0.50	0.13	0.21	98
167	0.39	0.27	0.32	33
168	0.50	0.16	0.24	44
169	0.61	0.42	0.50	45
170	0.87	0.39	0.54	51
171	0.00	0.00	0.00	18
172	0.51	0.48	0.49	48
173	0.28	0.42	0.33	12
174	0.29	0.16	0.21	62
175	0.71	0.39	0.50	44
176	0.89	0.80	0.84	30
177	0.46	0.40	0.43	30
178	0.00	0.00	0.00	0
179	0.33	1.00	0.50	1
180	0.52	0.33	0.40	40
181	0.18	0.14	0.16	44
182	0.50	0.50	0.50	2
183	0.47	0.43	0.45	75
184	0.15	0.50	0.24	4
185	0.46	0.28	0.35	64
186	0.38	0.25	0.30	12
187	0.95	0.64	0.76	55
188	0.75	0.64	0.69	64
189	0.25	0.14	0.17	96
190	0.00	0.00	0.00	22
191	0.66	0.25	0.36	76
192	0.42	0.56	0.48	45
193	0.75	0.43	0.55	14
194	0.52	0.44	0.48	50
195	0.45	0.25	0.32	20
196	0.73	0.63	0.68	35
197	0.44	0.24	0.32	94
198	0.17	0.14	0.15	14
199	0.00	0.00	0.00	25
200	0.29	0.07	0.12	54
201	0.14	0.05	0.07	22
202	0.13	0.12	0.12	43
203	0.10	0.02	0.04	43
204	0.74	0.47	0.57	62
205	0.00	0.00	0.00	3
206	0.19	0.19	0.19	43
207	0.12	0.14	0.13	7
208	0.12	0.12	0.12	8
209	0.29	0.10	0.14	42
210	0.25	0.40	0.31	10
211	0.30	0.25	0.27	40
212	0.62	0.43	0.51	23
213	0.00	0.00	0.00	6
214	0.68	0.40	0.51	47
---	- - -	- - -	- - -	--

215	0.09	0.03	0.05	62
216	0.50	0.30	0.37	77
217	0.30	0.14	0.19	22
218	0.00	0.00	0.00	3
219	0.05	0.04	0.04	28
220	0.64	0.11	0.19	81
221	0.29	0.26	0.27	31
222	0.25	0.09	0.13	34
223	0.83	0.32	0.46	60
224	0.30	0.30	0.30	10
225	0.67	0.60	0.63	10
226	0.73	0.75	0.74	92
227	0.75	0.46	0.57	13
228	0.33	0.23	0.27	13
229	0.79	0.70	0.74	43
230	0.35	0.20	0.25	35
231	0.00	0.00	0.00	4
232	0.36	0.25	0.29	20
233	0.37	0.26	0.31	145
234	0.74	0.53	0.62	55
235	0.00	0.00	0.00	2
236	0.20	0.08	0.12	37
237	0.69	0.44	0.54	90
238	0.35	0.12	0.18	58
239	0.33	0.30	0.32	20
240	0.95	0.62	0.75	61
241	0.79	0.74	0.77	42
242	0.56	0.73	0.64	30
243	0.75	0.45	0.57	66
244	0.62	0.31	0.41	42
245	0.13	0.10	0.11	31
246	0.80	0.67	0.73	6
247	0.36	0.22	0.28	18
248	0.79	0.59	0.67	51
249	0.39	0.41	0.40	17
250	0.44	0.55	0.49	22
251	0.61	0.42	0.50	52
252	0.36	0.14	0.20	29
253	0.00	0.00	0.00	28
254	0.17	0.10	0.12	10
255	0.12	0.20	0.15	5
256	0.25	0.33	0.29	3
257	0.41	0.37	0.38	41
258	0.20	0.10	0.13	30
259	0.33	0.33	0.33	3
260	0.00	0.00	0.00	38
261	0.00	0.00	0.00	1
262	0.35	0.32	0.33	19
263	0.00	0.00	0.00	14
264	0.14	0.11	0.12	37
265	0.10	0.11	0.11	9
266	0.19	0.27	0.22	45
267	0.60	0.55	0.57	33
268	0.74	0.88	0.80	16
269	0.53	0.49	0.51	35
270	0.60	0.27	0.37	11
271	0.00	0.00	0.00	30
272	0.36	0.50	0.42	8
273	0.12	0.10	0.11	21
274	0.34	0.27	0.30	123
275	0.40	0.31	0.35	67
276	0.78	0.70	0.74	20
277	0.00	0.00	0.00	14
278	0.13	0.16	0.14	19
279	0.69	0.75	0.72	12
280	0.00	0.00	0.00	15
281	0.79	0.65	0.71	17
282	0.81	0.83	0.82	41
283	0.55	0.40	0.46	15
284	0.54	0.30	0.38	74
285	0.50	0.21	0.30	38
286	0.29	0.12	0.17	16
287	0.18	0.07	0.10	30
288	0.86	0.68	0.76	28
289	0.12	0.05	0.07	21
290	0.82	0.56	0.67	41
291	0.18	0.17	0.17	12

292	0.38	0.12	0.19	24
293	0.52	0.60	0.56	20
294	0.17	0.13	0.15	23
295	0.00	0.00	0.00	29
296	0.25	0.29	0.27	28
297	0.25	0.17	0.20	42
298	0.19	0.11	0.14	53
299	0.14	0.06	0.08	36
300	0.33	0.15	0.20	41
301	0.44	0.51	0.48	37
302	0.81	0.50	0.62	26
303	0.14	0.18	0.16	11
304	0.18	0.19	0.18	31
305	0.45	0.29	0.36	17
306	0.25	0.11	0.15	9
307	0.33	0.17	0.22	6
308	0.04	0.03	0.03	34
309	0.55	0.37	0.44	43
310	0.15	0.10	0.12	30
311	0.33	0.22	0.27	50
312	0.29	0.08	0.13	24
313	0.11	0.05	0.07	42
314	0.43	0.27	0.33	22
315	0.11	0.02	0.03	58
316	0.50	0.10	0.17	10
317	0.27	0.18	0.21	57
318	0.40	0.20	0.27	10
319	0.00	0.00	0.00	11
320	0.16	0.27	0.20	11
321	0.44	0.50	0.47	8
322	0.64	0.41	0.50	22
323	0.78	0.64	0.71	28
324	0.60	0.58	0.59	50
325	0.30	0.17	0.21	18
326	0.21	0.12	0.15	33
327	0.08	0.12	0.09	17
328	0.15	0.07	0.10	29
329	0.50	0.57	0.53	7
330	0.45	0.50	0.48	10
331	0.20	0.20	0.20	25
332	1.00	1.00	1.00	2
333	0.45	0.45	0.45	11
334	0.00	0.00	0.00	24
335	0.50	0.20	0.29	5
336	0.31	0.12	0.17	33
337	0.50	0.17	0.25	30
338	0.83	0.81	0.82	42
339	0.19	0.12	0.14	26
340	0.41	0.33	0.37	36
341	0.86	0.46	0.60	13
342	0.30	0.27	0.29	11
343	0.23	0.30	0.26	10
344	0.16	0.14	0.15	21
345	0.00	0.00	0.00	0
346	0.00	0.00	0.00	6
347	0.10	0.08	0.09	12
348	0.00	0.00	0.00	13
349	0.50	0.21	0.29	24
350	0.59	0.37	0.45	27
351	0.36	0.21	0.26	43
352	0.00	0.00	0.00	30
353	0.38	0.36	0.37	22
354	0.12	0.06	0.08	31
355	0.50	0.80	0.62	10
356	0.33	0.05	0.09	20
357	0.65	0.65	0.65	20
358	0.52	0.39	0.45	28
359	0.44	0.38	0.41	21
360	0.06	0.04	0.05	25
361	0.44	0.49	0.46	35
362	0.83	0.67	0.74	36
363	0.29	0.29	0.29	17
364	0.33	0.15	0.21	13
365	0.14	0.10	0.11	21
366	0.08	0.06	0.07	18
367	0.37	0.07	0.12	97
368	0.58	0.52	0.55	29

369	0.82	0.75	0.78	12
370	0.22	0.15	0.18	13
371	0.11	0.11	0.11	18
372	0.00	0.00	0.00	6
373	0.11	0.17	0.13	6
374	0.36	0.17	0.23	30
375	0.17	0.26	0.21	27
376	0.00	0.00	0.00	28
377	0.00	0.00	0.00	2
378	0.29	0.50	0.36	4
379	0.00	0.00	0.00	19
380	0.14	0.20	0.17	5
381	0.54	0.39	0.45	18
382	0.55	0.50	0.52	22
383	0.00	0.00	0.00	16
384	0.50	0.31	0.38	13
385	0.29	0.11	0.16	18
386	0.75	0.82	0.78	11
387	0.42	0.44	0.43	88
388	0.00	0.00	0.00	13
389	0.00	0.00	0.00	6
390	0.00	0.00	0.00	6
391	0.95	0.75	0.84	51
392	0.14	0.08	0.10	13
393	0.40	0.16	0.23	37
394	0.00	0.00	0.00	6
395	0.25	0.22	0.24	9
396	0.14	0.08	0.10	13
397	1.00	0.50	0.67	6
398	0.42	0.45	0.43	29
399	0.89	0.73	0.80	33
400	0.25	0.10	0.14	31
401	0.45	0.10	0.16	50
402	0.85	0.61	0.71	18
403	0.10	0.14	0.12	7
404	0.58	0.58	0.58	26
405	0.79	0.80	0.80	56
406	0.40	1.00	0.57	4
407	0.15	0.12	0.13	17
408	0.60	0.27	0.37	11
409	0.00	0.00	0.00	18
410	0.30	0.30	0.30	10
411	0.38	0.20	0.26	45
412	0.80	0.40	0.53	20
413	0.40	0.08	0.13	25
414	0.25	0.15	0.19	20
415	0.00	0.00	0.00	6
416	0.20	0.12	0.15	26
417	0.80	0.40	0.53	10
418	0.00	0.00	0.00	18
419	0.33	0.17	0.22	6
420	0.44	0.47	0.46	17
421	0.00	0.00	0.00	1
422	0.00	0.00	0.00	6
423	0.00	0.00	0.00	12
424	0.00	0.00	0.00	4
425	0.44	0.36	0.40	11
426	0.25	0.09	0.13	11
427	0.55	0.75	0.63	8
428	0.65	0.42	0.51	26
429	0.51	0.57	0.54	40
430	0.00	0.00	0.00	2
431	0.07	0.03	0.04	35
432	0.38	0.20	0.26	15
433	0.00	0.00	0.00	18
434	0.00	0.00	0.00	0
435	0.00	0.00	0.00	0
436	0.38	0.21	0.27	28
437	0.33	0.15	0.21	33
438	0.79	0.55	0.65	20
439	0.00	0.00	0.00	36
440	0.50	0.28	0.36	18
441	0.35	0.50	0.41	18
442	0.77	0.62	0.69	16
443	0.00	0.00	0.00	22
444	0.00	0.00	0.00	6
445	0.61	0.67	0.64	21

446	0.83	0.52	0.64	46
447	0.17	0.09	0.12	69
448	0.00	0.00	0.00	7
449	0.00	0.00	0.00	3
450	0.25	0.08	0.12	52
451	0.00	0.00	0.00	16
452	0.79	0.88	0.83	17
453	0.00	0.00	0.00	13
454	0.33	0.18	0.24	11
455	0.17	0.08	0.11	12
456	0.22	0.33	0.27	6
457	0.20	0.11	0.14	18
458	0.00	0.00	0.00	15
459	0.86	0.43	0.57	28
460	0.00	0.00	0.00	18
461	0.38	0.50	0.43	10
462	0.40	0.17	0.24	24
463	0.33	0.22	0.27	18
464	0.25	0.03	0.05	39
465	0.33	0.36	0.35	11
466	0.19	0.09	0.12	35
467	0.09	0.05	0.06	21
468	0.33	0.03	0.05	37
469	0.20	0.20	0.20	5
470	0.00	0.00	0.00	8
471	0.62	0.22	0.32	37
472	0.00	0.00	0.00	47
473	0.43	0.43	0.43	14
474	0.88	0.65	0.75	23
475	0.57	0.06	0.11	66
476	0.00	0.00	0.00	3
477	0.54	0.37	0.44	19
478	0.00	0.00	0.00	1
479	0.17	0.17	0.17	23
480	0.20	0.07	0.10	60
481	0.00	0.00	0.00	26
482	0.33	0.50	0.40	4
483	0.00	0.00	0.00	8
484	0.80	0.35	0.48	23
485	0.44	0.22	0.30	18
486	0.43	0.25	0.32	12
487	0.69	0.38	0.49	29
488	0.00	0.00	0.00	1
489	1.00	0.17	0.29	6
490	0.25	0.29	0.27	7
491	0.00	0.00	0.00	3
492	0.20	0.40	0.27	10
493	0.47	0.47	0.47	19
494	0.14	0.14	0.14	7
495	0.50	0.50	0.50	8
496	0.29	0.28	0.29	18
497	0.29	0.07	0.11	72
498	0.20	0.25	0.22	8
499	0.31	0.12	0.18	32
micro avg	0.54	0.35	0.43	37472
macro avg	0.38	0.28	0.31	37472
weighted avg	0.53	0.35	0.41	37472
samples avg	0.41	0.34	0.34	37472

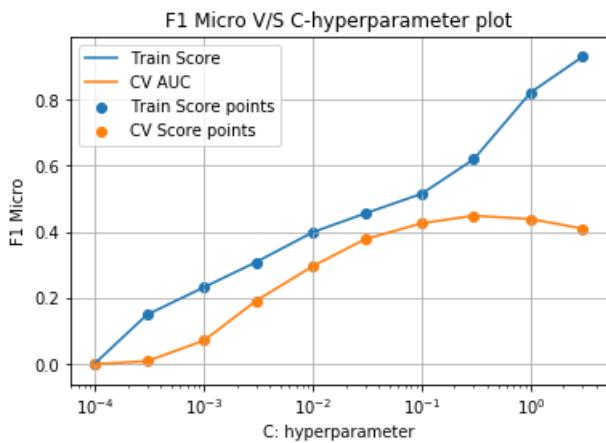
Model 2: Hyperparameter tuning using GridSearchCV

In [22]:

```
from sklearn.model_selection import GridSearchCV

classifier = OneVsRestClassifier(LogisticRegression(penalty='l1', n_jobs=-1), n_jobs=2)
classifier.fit(x_train_multilabel, y_train)
parameters = {'estimator__C':[(10**i)*x for i in range(-4, 1) for x in [1,3]]}
clf = GridSearchCV(classifier, parameters, cv=3, scoring='f1_micro', return_train_score=True, n_jobs=-1)
clf.fit(x_train_multilabel, y_train)
train_score= clf.cv_results_['mean_train_score']
cv score = clf.cv_results_['mean test score']
```

```
plt.plot(parameters['estimator_C'], train_score, label='Train Score')
https://stackoverflow.com/a/48803361/4084039
plt.plot(parameters['estimator_C'], cv_score, label='CV AUC')
plt.scatter(parameters['estimator_C'], train_score, label='Train Score points')
plt.scatter(parameters['estimator_C'], cv_score, label='CV Score points')
plt.legend()
plt.xscale('log')
plt.xlabel("C: hyperparameter")
plt.ylabel("F1 Micro")
plt.title("F1 Micro V/S C-hyperparameter plot")
plt.grid()
plt.show()
```



In [29]:

```
clf.best_params_
```

Out [29] :

```
{'estimator': 0.3000000000000004}
```

Logistic Regression with OneVsRest Classifier with best estimator C = 0.1

In [30]:

```

start = datetime.now()
classifier_2 = OneVsRestClassifier(LogisticRegression(penalty='l1', n_jobs=-1, C=0.3), n_jobs=-1)
classifier_2.fit(x_train_multilabel, y_train)
predictions_2 = classifier_2.predict(x_test_multilabel)

print("Time taken to run this cell :", datetime.now() - start)
print("Accuracy :",metrics.accuracy_score(y_test, predictions_2))
print("Hamming loss ",metrics.hamming_loss(y_test,predictions_2))

precision = precision_score(y_test, predictions_2, average='micro')
recall = recall_score(y_test, predictions_2, average='micro')
f1 = f1_score(y_test, predictions_2, average='micro')

print("Micro-average quality numbers")
print("Precision: {:.4f}, Recall: {:.4f}, F1-measure: {:.4f}".format(precision, recall, f1))

precision = precision_score(y_test, predictions_2, average='macro')
recall = recall_score(y_test, predictions_2, average='macro')
f1 = f1_score(y_test, predictions_2, average='macro')

print("Macro-average quality numbers")
print("Precision: {:.4f}, Recall: {:.4f}, F1-measure: {:.4f}".format(precision, recall, f1))

print (metrics.classification_report(y_test, predictions_2))

```

```
Time taken to run this cell : 0:03:19.026017
Accuracy : 0.1782
Hamming loss 0.0032311
Micro-average quality numbers
Precision: 0.6304, Recall: 0.3158, F1-score: 0.4328
```

Precision: 0.6394, Recall: 0.3158, F1-measure: 0.4228

Macro-average quality numbers

Precision: 0.4282, Recall: 0.2431, F1-measure: 0.2956

	precision	recall	f1-score	support
--	-----------	--------	----------	---------

0	0.81	0.34	0.48	820
1	0.69	0.21	0.32	1931
2	0.58	0.14	0.22	544
3	0.68	0.17	0.27	222
4	0.79	0.46	0.58	1311
5	0.84	0.48	0.61	1014
6	0.75	0.38	0.51	1374
7	0.84	0.56	0.67	702
8	0.89	0.57	0.69	1424
9	0.74	0.60	0.66	1037
10	0.76	0.51	0.61	797
11	0.68	0.37	0.48	156
12	0.78	0.39	0.52	36
13	0.74	0.35	0.48	610
14	0.45	0.20	0.27	405
15	0.65	0.17	0.27	144
16	0.61	0.20	0.30	425
17	0.62	0.20	0.30	485
18	0.80	0.67	0.73	269
19	0.88	0.57	0.69	518
20	0.51	0.23	0.32	529
21	0.79	0.56	0.65	294
22	0.79	0.36	0.49	520
23	0.59	0.27	0.37	246
24	0.67	0.33	0.44	312
25	0.51	0.26	0.34	314
26	0.71	0.28	0.40	190
27	0.28	0.07	0.12	342
28	0.39	0.14	0.20	96
29	0.43	0.09	0.15	32
30	0.60	0.35	0.44	747
31	0.67	0.29	0.40	14
32	0.63	0.60	0.62	166
33	0.63	0.29	0.40	171
34	0.69	0.26	0.38	256
35	0.84	0.50	0.63	199
36	0.24	0.07	0.10	60
37	0.30	0.19	0.23	203
38	0.70	0.44	0.54	201
39	0.53	0.33	0.41	208
40	0.29	0.15	0.20	13
41	0.56	0.15	0.24	154
42	0.40	0.28	0.33	69
43	0.34	0.15	0.21	426
44	0.40	0.25	0.30	77
45	0.51	0.25	0.34	223
46	0.49	0.25	0.33	144
47	0.86	0.44	0.58	245
48	0.49	0.19	0.27	91
49	0.64	0.34	0.45	157
50	0.88	0.67	0.76	132
51	0.82	0.66	0.73	41
52	0.59	0.38	0.46	124
53	0.30	0.29	0.30	96
54	0.24	0.11	0.15	128
55	0.57	0.26	0.36	46
56	0.70	0.61	0.65	151
57	0.00	0.00	0.00	80
58	0.32	0.17	0.22	65
59	0.42	0.11	0.17	182
60	0.90	0.69	0.78	148
61	0.28	0.06	0.10	196
62	0.30	0.16	0.20	58
63	0.80	0.28	0.41	43
64	0.61	0.27	0.38	197
65	0.55	0.33	0.41	82
66	0.59	0.34	0.43	50
67	0.61	0.49	0.54	105
68	0.23	0.07	0.11	98
69	0.25	0.09	0.13	238
70	0.29	0.06	0.10	35
71	0.53	0.46	0.50	54
72	0.22	0.22	0.12	25

12	0.33	0.08	0.13	25
73	0.24	0.14	0.17	29
74	0.27	0.10	0.15	29
75	0.37	0.25	0.30	40
76	0.73	0.53	0.62	105
77	0.62	0.46	0.53	28
78	0.20	0.06	0.10	202
79	0.58	0.41	0.48	37
80	0.57	0.27	0.36	15
81	0.50	0.27	0.35	52
82	0.38	0.18	0.24	50
83	0.25	0.04	0.06	56
84	0.73	0.61	0.67	54
85	0.46	0.38	0.42	34
86	0.25	0.10	0.14	30
87	0.59	0.34	0.43	29
88	0.80	0.83	0.82	24
89	0.79	0.77	0.78	117
90	0.24	0.11	0.15	66
91	0.37	0.15	0.21	68
92	0.84	0.31	0.46	67
93	0.56	0.32	0.41	28
94	0.56	0.29	0.38	17
95	0.78	0.49	0.60	51
96	0.67	0.42	0.51	53
97	0.14	0.02	0.03	61
98	0.00	0.00	0.00	79
99	0.80	0.44	0.57	18
100	0.00	0.00	0.00	11
101	0.67	0.56	0.61	207
102	0.00	0.00	0.00	6
103	0.33	0.03	0.06	30
104	0.27	0.06	0.09	54
105	0.70	0.36	0.47	39
106	0.45	0.13	0.20	70
107	0.29	0.14	0.19	14
108	0.55	0.17	0.26	66
109	0.51	0.36	0.42	50
110	0.68	0.17	0.28	87
111	0.44	0.33	0.38	51
112	1.00	0.01	0.01	291
113	0.97	0.73	0.84	49
114	0.39	0.11	0.17	110
115	0.20	0.04	0.06	28
116	0.00	0.00	0.00	5
117	0.40	0.07	0.12	56
118	0.75	0.44	0.56	125
119	0.75	0.34	0.47	44
120	0.80	0.19	0.31	42
121	0.46	0.22	0.30	55
122	0.70	0.38	0.50	68
123	0.13	0.06	0.08	82
124	0.00	0.00	0.00	0
125	0.83	0.71	0.77	7
126	0.12	0.06	0.08	18
127	0.50	0.13	0.21	31
128	0.86	0.46	0.60	13
129	0.67	0.48	0.56	50
130	0.13	0.05	0.08	91
131	0.70	0.54	0.61	35
132	0.21	0.12	0.15	26
133	0.33	0.06	0.11	32
134	0.60	0.34	0.44	35
135	0.89	0.65	0.75	37
136	0.00	0.00	0.00	55
137	0.22	0.24	0.23	41
138	0.23	0.20	0.21	15
139	0.29	0.12	0.17	99
140	0.91	0.60	0.73	86
141	0.55	0.23	0.32	53
142	0.62	0.14	0.23	36
143	0.53	0.50	0.52	66
144	0.67	0.41	0.50	64
145	0.17	0.08	0.11	25
146	0.16	0.09	0.11	125
147	0.21	0.20	0.21	15
148	0.67	0.50	0.57	48
149	0.00	0.00	0.00	--

149	0.39	0.28	0.32	65
150	0.00	0.00	0.00	11
151	0.42	0.33	0.37	15
152	0.29	0.13	0.18	52
153	0.38	0.33	0.35	18
154	0.40	0.12	0.19	16
155	0.33	0.05	0.09	20
156	0.47	0.16	0.24	121
157	0.49	0.36	0.41	107
158	0.00	0.00	0.00	15
159	0.65	0.45	0.53	105
160	0.43	0.29	0.34	69
161	0.58	0.27	0.37	56
162	0.25	0.04	0.07	47
163	0.00	0.00	0.00	121
164	0.46	0.27	0.34	41
165	0.00	0.00	0.00	229
166	0.83	0.10	0.18	98
167	0.50	0.27	0.35	33
168	0.62	0.18	0.28	44
169	0.61	0.42	0.50	45
170	0.87	0.39	0.54	51
171	0.00	0.00	0.00	18
172	0.61	0.46	0.52	48
173	0.50	0.33	0.40	12
174	0.33	0.13	0.19	62
175	0.70	0.32	0.44	44
176	1.00	0.73	0.85	30
177	0.57	0.40	0.47	30
178	0.00	0.00	0.00	0
179	0.50	1.00	0.67	1
180	0.58	0.28	0.37	40
181	0.24	0.11	0.15	44
182	0.33	0.50	0.40	2
183	0.50	0.29	0.37	75
184	0.40	0.50	0.44	4
185	0.54	0.23	0.33	64
186	0.38	0.25	0.30	12
187	0.95	0.64	0.76	55
188	0.79	0.64	0.71	64
189	0.33	0.10	0.16	96
190	0.12	0.05	0.07	22
191	0.73	0.21	0.33	76
192	0.55	0.51	0.53	45
193	0.86	0.43	0.57	14
194	0.50	0.36	0.42	50
195	0.67	0.20	0.31	20
196	0.79	0.63	0.70	35
197	0.53	0.24	0.34	94
198	0.00	0.00	0.00	14
199	0.00	0.00	0.00	25
200	0.50	0.04	0.07	54
201	0.20	0.05	0.07	22
202	0.21	0.12	0.15	43
203	0.00	0.00	0.00	43
204	0.82	0.37	0.51	62
205	0.00	0.00	0.00	3
206	0.33	0.14	0.20	43
207	0.33	0.14	0.20	7
208	0.25	0.12	0.17	8
209	0.43	0.07	0.12	42
210	0.29	0.40	0.33	10
211	0.47	0.17	0.25	40
212	0.79	0.48	0.59	23
213	0.00	0.00	0.00	6
214	0.70	0.45	0.55	47
215	0.14	0.03	0.05	62
216	0.61	0.30	0.40	77
217	0.20	0.09	0.13	22
218	0.00	0.00	0.00	3
219	0.11	0.04	0.05	28
220	0.64	0.09	0.15	81
221	0.28	0.16	0.20	31
222	0.33	0.03	0.05	34
223	0.90	0.32	0.47	60
224	0.57	0.40	0.47	10
225	0.86	0.60	0.71	10
---	- - -	- - -	- - -	--

226	0.76	0.70	0.73	92
227	0.67	0.15	0.25	13
228	0.25	0.08	0.12	13
229	0.83	0.67	0.74	43
230	0.33	0.14	0.20	35
231	0.00	0.00	0.00	4
232	0.43	0.15	0.22	20
233	0.52	0.21	0.30	145
234	0.81	0.53	0.64	55
235	0.00	0.00	0.00	2
236	0.33	0.08	0.13	37
237	0.71	0.41	0.52	90
238	0.54	0.12	0.20	58
239	0.50	0.25	0.33	20
240	0.95	0.59	0.73	61
241	0.79	0.74	0.77	42
242	0.63	0.63	0.63	30
243	0.85	0.42	0.57	66
244	0.60	0.21	0.32	42
245	0.08	0.03	0.05	31
246	1.00	0.50	0.67	6
247	0.30	0.17	0.21	18
248	0.78	0.57	0.66	51
249	0.70	0.41	0.52	17
250	0.62	0.59	0.60	22
251	0.79	0.42	0.55	52
252	0.60	0.10	0.18	29
253	0.06	0.04	0.04	28
254	0.50	0.10	0.17	10
255	0.00	0.00	0.00	5
256	0.20	0.33	0.25	3
257	0.67	0.34	0.45	41
258	0.00	0.00	0.00	30
259	1.00	0.67	0.80	3
260	0.00	0.00	0.00	38
261	0.00	0.00	0.00	1
262	0.54	0.37	0.44	19
263	0.00	0.00	0.00	14
264	0.17	0.05	0.08	37
265	0.11	0.11	0.11	9
266	0.22	0.27	0.24	45
267	0.68	0.58	0.62	33
268	0.80	0.75	0.77	16
269	0.60	0.43	0.50	35
270	0.67	0.18	0.29	11
271	0.00	0.00	0.00	30
272	0.57	0.50	0.53	8
273	0.15	0.10	0.12	21
274	0.37	0.15	0.22	123
275	0.39	0.19	0.26	67
276	0.83	0.75	0.79	20
277	0.00	0.00	0.00	14
278	0.25	0.16	0.19	19
279	0.80	0.67	0.73	12
280	0.00	0.00	0.00	15
281	0.92	0.65	0.76	17
282	0.93	0.68	0.79	41
283	0.50	0.33	0.40	15
284	0.56	0.27	0.36	74
285	0.54	0.18	0.27	38
286	0.25	0.12	0.17	16
287	0.50	0.03	0.06	30
288	0.89	0.57	0.70	28
289	0.00	0.00	0.00	21
290	0.83	0.59	0.69	41
291	0.18	0.17	0.17	12
292	0.33	0.08	0.13	24
293	0.53	0.50	0.51	20
294	0.20	0.09	0.12	23
295	0.00	0.00	0.00	29
296	0.33	0.11	0.16	28
297	0.23	0.14	0.18	42
298	0.11	0.02	0.03	53
299	0.00	0.00	0.00	36
300	0.22	0.10	0.14	41
301	0.56	0.41	0.47	37
302	0.88	0.58	0.70	26

303	0.11	0.09	0.10	11
304	0.27	0.19	0.23	31
305	0.43	0.18	0.25	17
306	0.33	0.11	0.17	9
307	1.00	0.17	0.29	6
308	0.00	0.00	0.00	34
309	0.62	0.35	0.45	43
310	0.07	0.03	0.05	30
311	0.25	0.10	0.14	50
312	0.33	0.04	0.07	24
313	0.20	0.02	0.04	42
314	0.50	0.14	0.21	22
315	0.33	0.03	0.06	58
316	0.50	0.10	0.17	10
317	0.37	0.23	0.28	57
318	0.20	0.10	0.13	10
319	0.00	0.00	0.00	11
320	0.29	0.18	0.22	11
321	0.67	0.25	0.36	8
322	0.75	0.41	0.53	22
323	0.90	0.64	0.75	28
324	0.69	0.54	0.61	50
325	0.33	0.11	0.17	18
326	0.15	0.06	0.09	33
327	0.14	0.12	0.13	17
328	0.22	0.07	0.11	29
329	1.00	0.43	0.60	7
330	0.45	0.50	0.48	10
331	0.27	0.16	0.20	25
332	1.00	1.00	1.00	2
333	0.62	0.45	0.53	11
334	0.00	0.00	0.00	24
335	1.00	0.20	0.33	5
336	0.20	0.06	0.09	33
337	0.62	0.17	0.26	30
338	0.90	0.64	0.75	42
339	0.50	0.08	0.13	26
340	0.45	0.28	0.34	36
341	1.00	0.46	0.63	13
342	0.38	0.27	0.32	11
343	0.25	0.20	0.22	10
344	0.18	0.10	0.12	21
345	0.00	0.00	0.00	0
346	0.00	0.00	0.00	6
347	0.29	0.17	0.21	12
348	0.00	0.00	0.00	13
349	0.57	0.17	0.26	24
350	0.79	0.41	0.54	27
351	0.44	0.19	0.26	43
352	0.00	0.00	0.00	30
353	0.41	0.32	0.36	22
354	0.15	0.06	0.09	31
355	0.62	0.80	0.70	10
356	0.67	0.10	0.17	20
357	0.63	0.60	0.62	20
358	0.71	0.43	0.53	28
359	0.45	0.43	0.44	21
360	0.00	0.00	0.00	25
361	0.46	0.46	0.46	35
362	0.85	0.61	0.71	36
363	0.40	0.24	0.30	17
364	0.20	0.08	0.11	13
365	0.40	0.10	0.15	21
366	0.33	0.11	0.17	18
367	0.26	0.05	0.09	97
368	0.59	0.45	0.51	29
369	0.90	0.75	0.82	12
370	0.57	0.31	0.40	13
371	0.17	0.11	0.13	18
372	0.00	0.00	0.00	6
373	0.25	0.17	0.20	6
374	0.33	0.10	0.15	30
375	0.28	0.19	0.22	27
376	0.00	0.00	0.00	28
377	0.00	0.00	0.00	2
378	0.25	0.25	0.25	4
379	0.00	0.00	0.00	19

380	0.20	0.20	0.20	5
381	0.67	0.33	0.44	18
382	0.59	0.45	0.51	22
383	0.00	0.00	0.00	16
384	0.60	0.23	0.33	13
385	0.50	0.17	0.25	18
386	0.82	0.82	0.82	11
387	0.42	0.33	0.37	88
388	0.00	0.00	0.00	13
389	0.00	0.00	0.00	6
390	0.00	0.00	0.00	6
391	0.95	0.69	0.80	51
392	0.00	0.00	0.00	13
393	0.36	0.14	0.20	37
394	0.00	0.00	0.00	6
395	0.00	0.00	0.00	9
396	0.00	0.00	0.00	13
397	1.00	0.50	0.67	6
398	0.52	0.41	0.46	29
399	0.92	0.73	0.81	33
400	0.40	0.13	0.20	31
401	0.17	0.02	0.04	50
402	0.79	0.61	0.69	18
403	0.14	0.14	0.14	7
404	0.68	0.58	0.62	26
405	0.77	0.79	0.78	56
406	0.75	0.75	0.75	4
407	0.11	0.06	0.08	17
408	0.50	0.18	0.27	11
409	0.00	0.00	0.00	18
410	0.33	0.30	0.32	10
411	0.46	0.13	0.21	45
412	0.80	0.40	0.53	20
413	0.50	0.08	0.14	25
414	0.14	0.05	0.07	20
415	0.00	0.00	0.00	6
416	0.22	0.08	0.11	26
417	1.00	0.30	0.46	10
418	0.00	0.00	0.00	18
419	0.00	0.00	0.00	6
420	0.50	0.47	0.48	17
421	0.00	0.00	0.00	1
422	0.00	0.00	0.00	6
423	0.00	0.00	0.00	12
424	0.00	0.00	0.00	4
425	0.60	0.27	0.37	11
426	0.25	0.09	0.13	11
427	0.75	0.75	0.75	8
428	0.75	0.35	0.47	26
429	0.54	0.53	0.53	40
430	0.00	0.00	0.00	2
431	0.12	0.03	0.05	35
432	0.75	0.20	0.32	15
433	0.00	0.00	0.00	18
434	0.00	0.00	0.00	0
435	0.00	0.00	0.00	0
436	0.36	0.18	0.24	28
437	0.50	0.15	0.23	33
438	0.75	0.45	0.56	20
439	0.00	0.00	0.00	36
440	0.75	0.17	0.27	18
441	0.53	0.50	0.51	18
442	0.80	0.50	0.62	16
443	0.00	0.00	0.00	22
444	0.00	0.00	0.00	6
445	0.71	0.57	0.63	21
446	0.81	0.54	0.65	46
447	0.24	0.09	0.13	69
448	0.00	0.00	0.00	7
449	0.00	0.00	0.00	3
450	0.17	0.04	0.06	52
451	0.00	0.00	0.00	16
452	0.79	0.88	0.83	17
453	0.00	0.00	0.00	13
454	0.67	0.18	0.29	11
455	0.00	0.00	0.00	12
456	0.00	0.00	0.00	6

457	0.14	0.06	0.08	18
458	0.00	0.00	0.00	15
459	0.86	0.43	0.57	28
460	0.00	0.00	0.00	18
461	0.57	0.40	0.47	10
462	0.40	0.08	0.14	24
463	0.00	0.00	0.00	18
464	0.50	0.03	0.05	39
465	0.30	0.27	0.29	11
466	0.25	0.09	0.13	35
467	0.09	0.05	0.06	21
468	0.25	0.03	0.05	37
469	0.50	0.20	0.29	5
470	0.00	0.00	0.00	8
471	0.50	0.19	0.27	37
472	0.00	0.00	0.00	47
473	0.40	0.29	0.33	14
474	0.88	0.65	0.75	23
475	0.50	0.02	0.03	66
476	0.00	0.00	0.00	3
477	0.56	0.26	0.36	19
478	0.00	0.00	0.00	1
479	0.20	0.09	0.12	23
480	0.22	0.03	0.06	60
481	0.00	0.00	0.00	26
482	0.00	0.00	0.00	4
483	0.00	0.00	0.00	8
484	0.82	0.39	0.53	23
485	0.67	0.33	0.44	18
486	0.43	0.25	0.32	12
487	0.83	0.34	0.49	29
488	0.00	0.00	0.00	1
489	0.00	0.00	0.00	6
490	0.00	0.00	0.00	7
491	0.00	0.00	0.00	3
492	0.18	0.20	0.19	10
493	0.38	0.26	0.31	19
494	0.00	0.00	0.00	7
495	0.33	0.25	0.29	8
496	0.31	0.28	0.29	18
497	0.21	0.04	0.07	72
498	0.25	0.12	0.17	8
499	0.11	0.03	0.05	32
micro avg	0.64	0.32	0.42	37472
macro avg	0.43	0.24	0.30	37472
weighted avg	0.59	0.32	0.40	37472
samples avg	0.40	0.31	0.32	37472

Model 3: Linear SVM with OneVsRest Classifier

In [31]:

```
start = datetime.now()
classifier = OneVsRestClassifier(SGDClassifier(loss='hinge', alpha=0.00001, penalty='l1', n_jobs=-1), n_jobs=-1)
classifier.fit(x_train_multilabel, y_train)
predictions = classifier.predict(x_test_multilabel)

print("Time taken to run this cell : ", datetime.now() - start)
print("Accuracy : ", metrics.accuracy_score(y_test, predictions))
print("Hamming loss ", metrics.hamming_loss(y_test, predictions))

precision = precision_score(y_test, predictions, average='micro')
recall = recall_score(y_test, predictions, average='micro')
f1 = f1_score(y_test, predictions, average='micro')

print("Micro-average quality numbers")
print("Precision: {:.4f}, Recall: {:.4f}, F1-measure: {:.4f}".format(precision, recall, f1))

precision = precision_score(y_test, predictions, average='macro')
recall = recall_score(y_test, predictions, average='macro')
f1 = f1_score(y_test, predictions, average='macro')
```

```
print("Macro-average quality numbers")
print("Precision: {:.4f}, Recall: {:.4f}, F1-measure: {:.4f}".format(precision, recall, f1))
```

```
print (metrics.classification_report(y_test, predictions))
```

Time taken to run this cell : 0:06:31.557314

Accuracy : 0.0594

Hamming loss 0.0088523

Micro-average quality numbers

Precision: 0.1889, Recall: 0.4136, F1-measure: 0.2594

Macro-average quality numbers

Precision: 0.1286, Recall: 0.3386, F1-measure: 0.1726

	precision	recall	f1-score	support
0	0.47	0.39	0.42	820
1	0.56	0.25	0.35	1931
2	0.14	0.17	0.15	544
3	0.20	0.29	0.24	222
4	0.46	0.55	0.50	1311
5	0.47	0.53	0.50	1014
6	0.45	0.50	0.47	1374
7	0.41	0.64	0.50	702
8	0.60	0.70	0.64	1424
9	0.66	0.64	0.65	1037
10	0.46	0.63	0.53	797
11	0.15	0.46	0.22	156
12	0.10	0.44	0.16	36
13	0.39	0.52	0.45	610
14	0.21	0.26	0.24	405
15	0.13	0.26	0.17	144
16	0.21	0.32	0.25	425
17	0.27	0.40	0.32	485
18	0.42	0.65	0.51	269
19	0.49	0.64	0.55	518
20	0.28	0.49	0.36	529
21	0.54	0.65	0.59	294
22	0.42	0.48	0.45	520
23	0.21	0.35	0.26	246
24	0.27	0.44	0.33	312
25	0.19	0.38	0.25	314
26	0.18	0.34	0.24	190
27	0.13	0.22	0.16	342
28	0.11	0.27	0.16	96
29	0.05	0.31	0.09	32
30	0.29	0.48	0.36	747
31	0.06	0.43	0.10	14
32	0.25	0.62	0.36	166
33	0.24	0.40	0.30	171
34	0.20	0.40	0.26	256
35	0.42	0.57	0.48	199
36	0.05	0.15	0.07	60
37	0.10	0.31	0.15	203
38	0.37	0.50	0.43	201
39	0.21	0.39	0.27	208
40	0.01	0.08	0.01	13
41	0.10	0.22	0.14	154
42	0.22	0.38	0.28	69
43	0.25	0.50	0.33	426
44	0.08	0.32	0.13	77
45	0.24	0.49	0.32	223
46	0.15	0.40	0.22	144
47	0.39	0.61	0.47	245
48	0.12	0.27	0.17	91
49	0.17	0.37	0.24	157
50	0.34	0.65	0.45	132
51	0.42	0.78	0.55	41
52	0.21	0.51	0.30	124
53	0.08	0.33	0.13	96
54	0.04	0.20	0.06	128
55	0.18	0.41	0.25	46
56	0.41	0.56	0.47	151
57	0.05	0.19	0.08	80
58	0.09	0.22	0.12	65
59	0.18	0.21	0.20	182
60	0.40	0.76	0.52	148

61	0.18	0.27	0.22	196
62	0.06	0.28	0.10	58
63	0.16	0.35	0.22	43
64	0.22	0.46	0.30	197
65	0.16	0.37	0.22	82
66	0.32	0.64	0.43	50
67	0.25	0.63	0.36	105
68	0.06	0.09	0.07	98
69	0.16	0.21	0.18	238
70	0.04	0.29	0.08	35
71	0.20	0.41	0.27	54
72	0.07	0.24	0.11	25
73	0.23	0.55	0.32	29
74	0.02	0.21	0.03	29
75	0.05	0.30	0.09	40
76	0.41	0.58	0.48	105
77	0.31	0.61	0.41	28
78	0.10	0.26	0.15	202
79	0.23	0.46	0.30	37
80	0.08	0.40	0.14	15
81	0.09	0.35	0.14	52
82	0.09	0.28	0.14	50
83	0.03	0.11	0.04	56
84	0.20	0.52	0.29	54
85	0.21	0.65	0.32	34
86	0.06	0.20	0.09	30
87	0.23	0.52	0.32	29
88	0.20	0.83	0.32	24
89	0.33	0.79	0.46	117
90	0.09	0.27	0.14	66
91	0.10	0.31	0.15	68
92	0.12	0.37	0.19	67
93	0.05	0.32	0.08	28
94	0.10	0.53	0.16	17
95	0.09	0.57	0.15	51
96	0.13	0.57	0.22	53
97	0.05	0.15	0.08	61
98	0.03	0.09	0.04	79
99	0.16	0.50	0.24	18
100	0.02	0.18	0.04	11
101	0.34	0.58	0.43	207
102	0.00	0.00	0.00	6
103	0.00	0.03	0.01	30
104	0.10	0.15	0.12	54
105	0.18	0.44	0.25	39
106	0.10	0.24	0.14	70
107	0.02	0.21	0.03	14
108	0.06	0.18	0.09	66
109	0.15	0.34	0.20	50
110	0.10	0.36	0.15	87
111	0.19	0.59	0.29	51
112	0.35	0.03	0.05	291
113	0.54	0.80	0.64	49
114	0.10	0.09	0.09	110
115	0.02	0.11	0.04	28
116	0.00	0.00	0.00	5
117	0.06	0.21	0.09	56
118	0.29	0.45	0.35	125
119	0.35	0.61	0.44	44
120	0.17	0.26	0.21	42
121	0.14	0.29	0.19	55
122	0.27	0.60	0.38	68
123	0.02	0.13	0.04	82
124	0.00	0.00	0.00	0
125	0.11	0.71	0.19	7
126	0.03	0.17	0.05	18
127	0.05	0.16	0.08	31
128	0.09	0.38	0.15	13
129	0.21	0.54	0.30	50
130	0.06	0.14	0.08	91
131	0.42	0.71	0.53	35
132	0.03	0.31	0.06	26
133	0.07	0.19	0.10	32
134	0.19	0.40	0.26	35
135	0.29	0.65	0.40	37
136	0.01	0.02	0.01	55
137	0.07	0.49	0.13	41

138	0.07	0.20	0.10	15
139	0.07	0.21	0.10	99
140	0.27	0.62	0.37	86
141	0.14	0.30	0.19	53
142	0.06	0.17	0.09	36
143	0.17	0.58	0.26	66
144	0.20	0.41	0.27	64
145	0.02	0.08	0.03	25
146	0.09	0.26	0.13	125
147	0.04	0.40	0.08	15
148	0.28	0.48	0.36	48
149	0.08	0.29	0.12	65
150	0.01	0.09	0.02	11
151	0.05	0.33	0.09	15
152	0.06	0.29	0.10	52
153	0.16	0.50	0.24	18
154	0.14	0.31	0.19	16
155	0.00	0.00	0.00	20
156	0.15	0.39	0.22	121
157	0.23	0.41	0.29	107
158	0.02	0.27	0.04	15
159	0.29	0.56	0.38	105
160	0.14	0.30	0.19	69
161	0.11	0.39	0.18	56
162	0.03	0.17	0.06	47
163	0.09	0.16	0.11	121
164	0.09	0.46	0.15	41
165	0.16	0.02	0.03	229
166	0.11	0.19	0.14	98
167	0.07	0.27	0.11	33
168	0.14	0.20	0.17	44
169	0.29	0.33	0.31	45
170	0.34	0.45	0.39	51
171	0.00	0.00	0.00	18
172	0.17	0.52	0.26	48
173	0.08	0.42	0.13	12
174	0.09	0.34	0.14	62
175	0.22	0.39	0.28	44
176	0.37	0.77	0.50	30
177	0.12	0.40	0.19	30
178	0.00	0.00	0.00	0
179	0.04	1.00	0.08	1
180	0.09	0.42	0.15	40
181	0.06	0.18	0.09	44
182	0.00	0.00	0.00	2
183	0.20	0.43	0.27	75
184	0.01	0.25	0.03	4
185	0.21	0.50	0.30	64
186	0.05	0.58	0.09	12
187	0.40	0.56	0.47	55
188	0.37	0.69	0.48	64
189	0.09	0.29	0.13	96
190	0.01	0.18	0.03	22
191	0.26	0.36	0.30	76
192	0.16	0.53	0.25	45
193	0.09	0.29	0.14	14
194	0.21	0.52	0.30	50
195	0.03	0.20	0.05	20
196	0.28	0.63	0.38	35
197	0.24	0.41	0.30	94
198	0.05	0.36	0.09	14
199	0.01	0.04	0.02	25
200	0.08	0.11	0.09	54
201	0.04	0.23	0.07	22
202	0.05	0.23	0.08	43
203	0.03	0.09	0.04	43
204	0.28	0.53	0.36	62
205	0.00	0.00	0.00	3
206	0.02	0.28	0.04	43
207	0.00	0.00	0.00	7
208	0.03	0.25	0.05	8
209	0.10	0.17	0.13	42
210	0.11	0.40	0.17	10
211	0.08	0.25	0.12	40
212	0.13	0.30	0.18	23
213	0.00	0.00	0.00	6
214	0.18	0.49	0.26	47

215	0.04	0.06	0.05	62
216	0.15	0.29	0.19	77
217	0.04	0.18	0.07	22
218	0.04	0.33	0.08	3
219	0.02	0.07	0.03	28
220	0.15	0.25	0.19	81
221	0.06	0.23	0.09	31
222	0.04	0.18	0.07	34
223	0.24	0.42	0.31	60
224	0.10	0.50	0.16	10
225	0.12	0.70	0.20	10
226	0.33	0.80	0.46	92
227	0.15	0.46	0.22	13
228	0.04	0.38	0.07	13
229	0.18	0.81	0.29	43
230	0.08	0.31	0.13	35
231	0.00	0.00	0.00	4
232	0.09	0.25	0.14	20
233	0.09	0.26	0.13	145
234	0.41	0.55	0.47	55
235	0.00	0.00	0.00	2
236	0.05	0.19	0.07	37
237	0.41	0.53	0.46	90
238	0.07	0.14	0.09	58
239	0.08	0.45	0.14	20
240	0.40	0.69	0.51	61
241	0.31	0.74	0.43	42
242	0.11	0.73	0.19	30
243	0.25	0.53	0.34	66
244	0.22	0.33	0.27	42
245	0.02	0.06	0.03	31
246	0.12	0.33	0.17	6
247	0.05	0.28	0.08	18
248	0.36	0.69	0.47	51
249	0.04	0.65	0.08	17
250	0.16	0.41	0.23	22
251	0.27	0.58	0.37	52
252	0.15	0.34	0.21	29
253	0.03	0.18	0.05	28
254	0.04	0.30	0.08	10
255	0.01	0.20	0.03	5
256	0.07	0.67	0.13	3
257	0.18	0.41	0.25	41
258	0.07	0.20	0.10	30
259	0.03	0.67	0.05	3
260	0.02	0.03	0.02	38
261	0.00	0.00	0.00	1
262	0.18	0.37	0.24	19
263	0.04	0.14	0.06	14
264	0.02	0.24	0.04	37
265	0.01	0.11	0.02	9
266	0.08	0.24	0.12	45
267	0.26	0.52	0.35	33
268	0.16	0.75	0.27	16
269	0.10	0.49	0.16	35
270	0.10	0.45	0.16	11
271	0.01	0.03	0.01	30
272	0.09	0.38	0.15	8
273	0.04	0.14	0.06	21
274	0.07	0.24	0.11	123
275	0.06	0.42	0.11	67
276	0.31	0.85	0.46	20
277	0.00	0.00	0.00	14
278	0.02	0.05	0.03	19
279	0.07	0.67	0.12	12
280	0.07	0.20	0.11	15
281	0.40	0.71	0.51	17
282	0.44	0.78	0.57	41
283	0.09	0.20	0.13	15
284	0.23	0.42	0.30	74
285	0.08	0.18	0.11	38
286	0.02	0.12	0.04	16
287	0.03	0.17	0.06	30
288	0.08	0.75	0.14	28
289	0.01	0.05	0.02	21
290	0.38	0.56	0.46	41
291	0.02	0.25	0.04	12

292	0.06	0.17	0.08	24
293	0.08	0.70	0.14	20
294	0.05	0.17	0.07	23
295	0.01	0.03	0.02	29
296	0.05	0.29	0.08	28
297	0.10	0.24	0.14	42
298	0.03	0.11	0.05	53
299	0.07	0.14	0.10	36
300	0.14	0.20	0.16	41
301	0.13	0.62	0.21	37
302	0.16	0.58	0.25	26
303	0.10	0.64	0.18	11
304	0.03	0.16	0.05	31
305	0.08	0.35	0.13	17
306	0.04	0.22	0.06	9
307	0.03	0.33	0.05	6
308	0.01	0.09	0.02	34
309	0.25	0.35	0.29	43
310	0.01	0.07	0.02	30
311	0.14	0.44	0.22	50
312	0.02	0.17	0.03	24
313	0.02	0.05	0.02	42
314	0.09	0.41	0.15	22
315	0.06	0.05	0.05	58
316	0.05	0.30	0.09	10
317	0.15	0.37	0.22	57
318	0.13	0.50	0.21	10
319	0.00	0.00	0.00	11
320	0.07	0.45	0.12	11
321	0.15	0.50	0.24	8
322	0.16	0.41	0.23	22
323	0.32	0.68	0.44	28
324	0.27	0.58	0.37	50
325	0.04	0.28	0.07	18
326	0.05	0.21	0.08	33
327	0.01	0.18	0.02	17
328	0.06	0.28	0.10	29
329	0.10	0.57	0.16	7
330	0.09	0.40	0.15	10
331	0.05	0.28	0.09	25
332	0.12	1.00	0.21	2
333	0.06	0.64	0.10	11
334	0.00	0.00	0.00	24
335	0.07	0.40	0.12	5
336	0.02	0.06	0.02	33
337	0.11	0.33	0.17	30
338	0.35	0.76	0.48	42
339	0.02	0.15	0.04	26
340	0.21	0.50	0.29	36
341	0.12	0.38	0.18	13
342	0.06	0.18	0.09	11
343	0.14	0.70	0.23	10
344	0.11	0.38	0.18	21
345	0.00	0.00	0.00	0
346	0.00	0.00	0.00	6
347	0.01	0.25	0.02	12
348	0.02	0.15	0.04	13
349	0.07	0.21	0.10	24
350	0.17	0.37	0.23	27
351	0.14	0.44	0.22	43
352	0.00	0.00	0.00	30
353	0.16	0.41	0.23	22
354	0.03	0.10	0.05	31
355	0.08	0.40	0.13	10
356	0.03	0.20	0.05	20
357	0.24	0.75	0.36	20
358	0.10	0.18	0.12	28
359	0.14	0.33	0.20	21
360	0.03	0.08	0.04	25
361	0.24	0.57	0.33	35
362	0.26	0.64	0.37	36
363	0.05	0.29	0.08	17
364	0.05	0.23	0.09	13
365	0.06	0.14	0.08	21
366	0.16	0.28	0.20	18
367	0.16	0.16	0.16	97
368	0.12	0.45	0.19	29

369	0.17	0.75	0.28	12
370	0.01	0.08	0.02	13
371	0.03	0.17	0.05	18
372	0.00	0.00	0.00	6
373	0.04	0.33	0.07	6
374	0.09	0.20	0.12	30
375	0.06	0.26	0.09	27
376	0.05	0.14	0.08	28
377	0.00	0.00	0.00	2
378	0.12	0.75	0.21	4
379	0.02	0.05	0.03	19
380	0.09	0.60	0.16	5
381	0.08	0.44	0.14	18
382	0.13	0.41	0.19	22
383	0.01	0.12	0.02	16
384	0.09	0.54	0.16	13
385	0.07	0.28	0.12	18
386	0.30	0.82	0.44	11
387	0.23	0.49	0.32	88
388	0.02	0.38	0.03	13
389	0.00	0.00	0.00	6
390	0.00	0.00	0.00	6
391	0.68	0.63	0.65	51
392	0.01	0.08	0.02	13
393	0.22	0.54	0.31	37
394	0.00	0.00	0.00	6
395	0.04	0.22	0.06	9
396	0.00	0.00	0.00	13
397	0.07	0.50	0.12	6
398	0.08	0.69	0.14	29
399	0.53	0.79	0.63	33
400	0.03	0.13	0.05	31
401	0.16	0.24	0.19	50
402	0.35	0.61	0.45	18
403	0.01	0.14	0.01	7
404	0.27	0.54	0.36	26
405	0.58	0.70	0.63	56
406	0.06	0.50	0.11	4
407	0.05	0.18	0.08	17
408	0.09	0.27	0.14	11
409	0.00	0.00	0.00	18
410	0.06	0.40	0.11	10
411	0.12	0.33	0.18	45
412	0.19	0.30	0.24	20
413	0.07	0.32	0.11	25
414	0.04	0.25	0.06	20
415	0.04	0.33	0.07	6
416	0.06	0.23	0.10	26
417	0.15	0.60	0.24	10
418	0.02	0.17	0.03	18
419	0.08	0.33	0.12	6
420	0.10	0.41	0.16	17
421	0.00	0.00	0.00	1
422	0.00	0.00	0.00	6
423	0.00	0.00	0.00	12
424	0.00	0.00	0.00	4
425	0.05	0.36	0.09	11
426	0.01	0.09	0.02	11
427	0.13	0.62	0.22	8
428	0.12	0.31	0.18	26
429	0.23	0.57	0.33	40
430	0.00	0.00	0.00	2
431	0.02	0.11	0.04	35
432	0.02	0.13	0.04	15
433	0.01	0.06	0.02	18
434	0.00	0.00	0.00	0
435	0.00	0.00	0.00	0
436	0.07	0.32	0.11	28
437	0.10	0.30	0.15	33
438	0.17	0.55	0.26	20
439	0.02	0.19	0.04	36
440	0.04	0.17	0.06	18
441	0.08	0.56	0.13	18
442	0.15	0.56	0.24	16
443	0.09	0.18	0.12	22
444	0.00	0.00	0.00	6
445	0.09	0.48	0.16	21

446	0.46	0.67	0.54	46
447	0.09	0.17	0.12	69
448	0.00	0.00	0.00	7
449	0.02	0.33	0.04	3
450	0.08	0.21	0.12	52
451	0.00	0.06	0.01	16
452	0.36	0.88	0.51	17
453	0.00	0.00	0.00	13
454	0.12	0.27	0.16	11
455	0.02	0.08	0.03	12
456	0.05	0.33	0.09	6
457	0.06	0.22	0.10	18
458	0.01	0.07	0.01	15
459	0.16	0.46	0.24	28
460	0.00	0.00	0.00	18
461	0.05	0.40	0.10	10
462	0.09	0.17	0.11	24
463	0.06	0.28	0.10	18
464	0.02	0.03	0.02	39
465	0.07	0.45	0.12	11
466	0.03	0.17	0.05	35
467	0.05	0.19	0.08	21
468	0.11	0.19	0.14	37
469	0.06	0.40	0.11	5
470	0.05	0.38	0.09	8
471	0.35	0.32	0.34	37
472	0.05	0.11	0.06	47
473	0.05	0.21	0.08	14
474	0.43	0.65	0.52	23
475	0.11	0.09	0.10	66
476	0.00	0.00	0.00	3
477	0.07	0.11	0.08	19
478	0.02	1.00	0.04	1
479	0.05	0.17	0.08	23
480	0.02	0.12	0.04	60
481	0.02	0.12	0.03	26
482	0.07	0.75	0.12	4
483	0.05	0.25	0.09	8
484	0.27	0.43	0.33	23
485	0.13	0.17	0.15	18
486	0.05	0.42	0.10	12
487	0.16	0.21	0.18	29
488	0.02	1.00	0.04	1
489	0.07	0.67	0.13	6
490	0.02	0.14	0.03	7
491	0.01	0.67	0.02	3
492	0.05	0.30	0.08	10
493	0.15	0.37	0.21	19
494	0.00	0.00	0.00	7
495	0.08	0.50	0.13	8
496	0.08	0.33	0.13	18
497	0.06	0.10	0.08	72
498	0.03	0.25	0.05	8
499	0.04	0.22	0.07	32
micro avg	0.19	0.41	0.26	37472
macro avg	0.13	0.34	0.17	37472
weighted avg	0.29	0.41	0.32	37472
samples avg	0.29	0.40	0.29	37472

Conclusion:

In [32]:

```
from prettytable import PrettyTable

table = PrettyTable()
table.field_names = ["Model", "F1-micro score", "Hamming Loss"]
table.add_row(["Logistic Regression (4-gram)", 0.4253, 0.003])
table.add_row(["Logistic Regression", 0.4228, 0.003])
table.add_row(["Linear SVM", 0.2594, 0.008])
print(table)
```

Model	F1-micro score	Hamming Loss
Logistic Regression (4-gram)	0.4253	0.003
Logistic Regression	0.4228	0.003
Linear SVM	0.2594	0.008