Testing

18 декабря 2016 г.

Тестирование алгоритма Вигдерсона

```
In [112]: import numpy as np
       from scipy.stats import bernoulli, uniform, randint
       import matplotlib.pyplot as plt
       %matplotlib inline
       plt.rc('font', family='serif', size="13")
       from WigdersonAlgorithm import get coloring
     Вспомогательные функции и генерация графов
Генерируется k-дольный случайный граф с заданной вероятностью ребра, k \in \{2,3\}
In [60]: def is legal coloring(graph, colors):
         for v in range(len(graph)):
            for u in graph[v]:
               if colors[v] == colors[u]:
                  return False
         return True
      def get k coloring sample(sizes=[333, 333, 333], p=0.5):
         graph = [[] for i in range(sum(sizes))]
         starts = [0] + list(np.cumsum(sizes))
         for i in range(len(sizes)):
            for j in range(i + 1, len(sizes)):
               for v in range(starts[i], starts[i + 1]):
```

return graph

for u in range(starts[j], starts[j + 1]):

if bernoulli.rvs(p):

graph[v].append(u) graph[u].append(v)

```
def test(ns, p):
         graph = get_k\_coloring\_sample(ns, p)
          colors = get coloring(graph)
          return is legal coloring(graph, colors), max(colors)
1.2 Ctpecc-tect
In [65]: def test correctness(k=10):
          for i in range(k):
            n = randint.rvs(1, 100)
            is legal, num colors = test([n, n, n], uniform.rvs())
             if not is_legal:
               print("error!")
               return
             print("test", i, "OK")
         print("OK")
In [66]: test correctness()
test 0 OK
test 1 OK
test 2 \text{ OK}
test 3 OK
test 4 OK
test 5 OK
test 6 OK
test 7 OK
test 8 OK
test 9 OK
OK
    Проверка асимптотики количества цветов.
Из алгоритма их должно быть не больше 3 \cdot \sqrt{n}.
In [109]: def get asymptotic data(p=0.2):
          N = 303
          ns = range(1, N, 30)
          nums = []
          for n in ns:
             is_{point} = test([n, n, n], p)
             nums.append(num)
          return ns, nums
```

```
In [110]: ns = [0, 0, 0]
       nums = [0, 0, 0]
       ns[0], nums[0] = get asymptotic data(0.2)
       ns[1], nums[1] = get asymptotic data(0.5)
       ns[2], nums[2] = get asymptotic data(0.8)
In [111]: plt.figure(figsize=(12, 7))
       N = \max(ns[0])
       plt.plot(np.linspace(0, N, 1000) * 3, 3 * np.sqrt(np.linspace(0, N, 1000) * 3), label=r '$3 \cdot \sqrt{n}$$
       plt.plot(np.array(ns[0]) * 3, nums[0], label=r'$p = 0.2$')
       plt.plot(np.array(ns[1]) * 3, nums[1], label=r'$p = 0.5$')
       plt.plot(np.array(ns[2]) * 3, nums[2], label=r'$p = 0.8$')
       plt.legend(loc='upper left')
       plt.xlim(0, N * 3)
       plt.show()
      100
                 3 \cdot \sqrt{n}
                 p = 0.2
                 p = 0.5
       80
                 p = 0.8
       60
       40
       20
                           200
                                              400
                                                                  600
                                                                                     800
```

Асимптотика, очевидно подтверждена.

Однако видим, что при увеличении p приближение становится лучше. Посмотрим подробнее на график распределения количества цветов

1.4 Распределение количества цветов по вероятностям

```
In [67]: ns = [30, 30, 30]

num_colors = dict()

for p in np.linspace(0, 1, 11):
```

```
\mathbf{num\_colors[p]} = 0
       N = 10
       for i in range(N):
          for p in np.linspace(0, 1, 11):
              is_{legal}, num = test(ns, p)
              assert is legal
              num\_colors[p] += num
       ps = np.linspace(0, 1, 11)
       num colors = np.array(list(sorted(num colors.items())))[:, 1] / N
In [68]: plt.figure(figsize=(12, 7))
       plt.plot(ps, num colors)
       plt.xlabel(r'$Probability$')
       plt.ylabel(r'Number of colors')
       plt.show()
        18
         16
         14
        12
      Number of colors
        10
         8
         6
         4
         2
         0.0
                            0.2
                                              0.4
                                                                0.6
                                                                                  0.8
                                                                                                    1.0
                                                    Probability
```

Видим, что алгоритм хуже работает на разряженных графах (просто в силу того, что при малых р алгоритм вырождается в жадный).