

# Лабораторная работа 4 по курсу «Нелинейная динамика и её приложения».

Отчёт.

Владислав Соврасов  
381503м4

## 1 Построение гистограммы распределения собственных чисел случайных матриц

Рассмотрим матрицы  $A \in \mathbf{R}^{N \times N}$  такие, что  $A = A^T$  и

$$a_{i,j} = \begin{cases} 2\mathcal{N}(0,1), & i = j \\ \mathcal{N}(0,1), & i \neq j \end{cases}$$

Известно, что такие матрицы (Gaussian Orthogonal Ensemble) имеют  $N$  действительных собственных чисел, которые распределены по закону  $\rho(\lambda/\sqrt{N}) = c\sqrt{4 - \lambda^2/N}$ , где  $c$  — нормировочная константа.

Для построения гистограммы распределения нормированных на  $\sqrt{N}$  собственных чисел были сгенерированы 100 реализаций случайной матрицы при  $N = 1000$ . На рис. ?? показана нормированная гистограмма и теоретическое распределение (пунктирный график), константа в котором найдена из условия совпадения максимального значения функции распределения с максимальным значением гистограммы.

Пусть теперь матрицы  $B \in \mathbf{C}^{N \times N}$  такие, что  $B = B^\dagger$  и  $b_{i,j} = \mathcal{N}(0,1) + i\mathcal{N}(0,1)$  (Gaussian Unitary Ensemble). Их собственные числа действительные и распределены по тому же закону, что и собственные числа матриц  $A$ . На рис. ?? можно увидеть гистограмму нормированных собственных чисел, полученную, как и для матриц  $A$ , по сотне реализаций при  $N = 1000$ . Из рис. ?? также можно видеть, что гистограмма достаточно точно совпадает с теоретическим распределением.

## 2 Построение гистограммы расщепления уровней энергии случайных матриц

Пусть имеется упорядоченный набор собственных чисел матрицы GOE или GUE:

$$\lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_{N-1} \leq \lambda_N$$

Расщепление уровней энергии определяется следующим образом:  $s_i = \lambda_{i+1} - \lambda_i, i = \overline{1, N-1}$ . Для того, чтобы распределение расщеплений не зависело от размера матрицы, как и для собственных чисел, вводится нормировка:  $\bar{s}_i = s_i / \langle s \rangle$ , где  $\langle s \rangle$  — средняя величина расщепления.

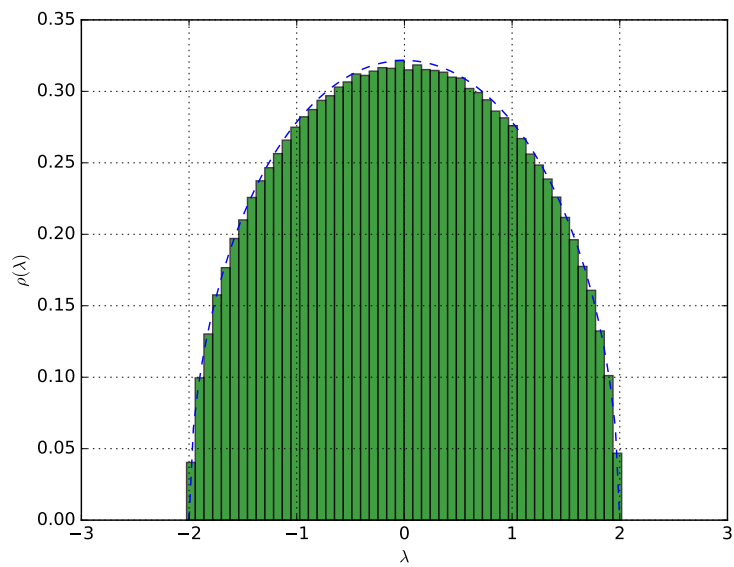


Рис. 1: Распределение нормированных собственных чисел для GOE

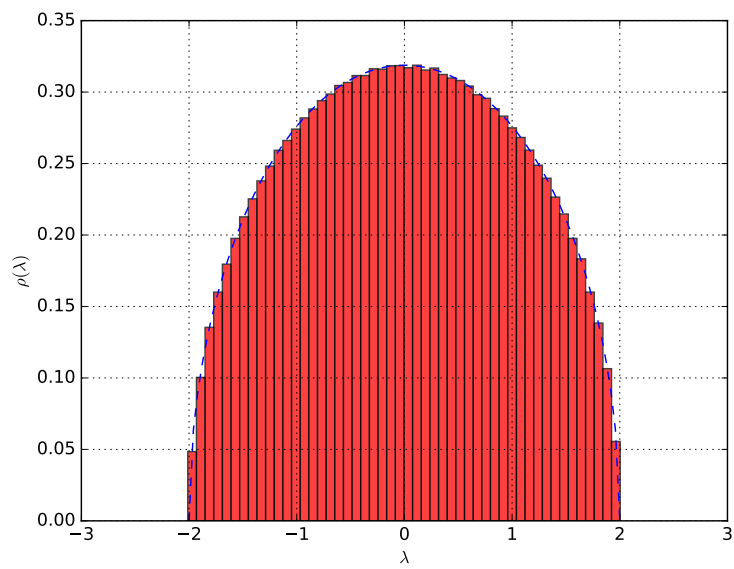


Рис. 2: Распределение нормированных собственных чисел для GUE

Теоретическое распределений расщеплений для матриц GOE имеет вид:  $p_{GOE}(\bar{s}) = c_1 \bar{s} \exp(-\frac{\pi}{4} \bar{s}^2)$ . На рис. ?? изображена нормированная гистограмма, построенная по полученным в предыдущем пункте реализациям. Для сравнения на том же графике также построена функция  $p_{GOE}(\bar{s})$  с таким значением  $c_1$ , что её максимальное значение совпадает с максимумом гистограммы. Из графика видно, что гистограмма затухает с увеличением  $\bar{s}$  не так быстро, как  $p_{GOE}(\bar{s})$ , но тем не менее общий качественный вид зависимости совпадает. В окрестности нуля значения гистограммы растут линейно.

Для матриц GUE распределений расщеплений имеет вид:  $p_{GUE}(\bar{s}) = c_2 \bar{s}^2 \exp(-\frac{4}{\pi} \bar{s}^2)$ . На рис. ?? показана нормированная гистограмма расщеплений и график функции  $p_{GUE}(\bar{s})$  с вычисленной ранее описанным способом константой  $c_2$ . Как и для матриц GOE, гистограмма затухает медленнее, чем теоретическое распределение, но качественно похожа на график реального распределения. В частности, виден квадратичный порядок роста значений гистограммы в окрестности нуля.

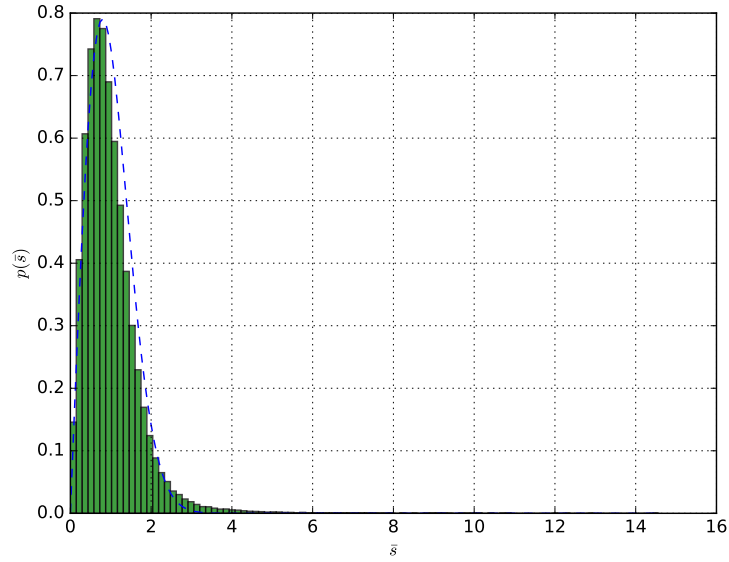


Рис. 3: Распределение нормированных расщеплений уровней для GUE

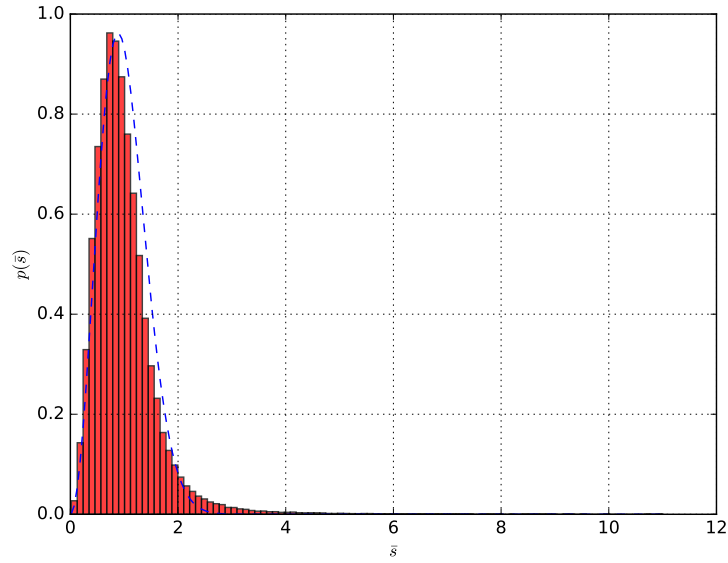


Рис. 4: Распределение нормированных расщеплений уровней для GUE

### 3 Исходный код

```

1 #!/usr/bin/env python
2 # -*- coding: utf-8 -*-
3
4 import numpy as np
5 import matplotlib.pyplot as plt
6
7 def getGOE(size):
8     a = np.triu(np.matrix(np.random.normal(0., 1., (size, size))))
9     return a + np.transpose(a)
10
11 def getGUE(size):
12     a = np.matrix(np.random.normal(0., 1., (size, size)) + \
13         1j*np.random.normal(0., 1., (size, size)))
14     return 0.5*(a + a.getH())
15
16 def plotRhoHist(data, xLabel, yLabel, fileName, color):
17     plt.xlabel(xLabel)
18     plt.ylabel(yLabel)
19     n, bins, patches = plt.hist(data, 50, normed = True,
20         facecolor = color, alpha = 0.75)
21
22     c = np.amax(n) / 2.
23     f = np.vectorize(lambda x: c*np.sqrt(4. - x**2))
24     lGrid = np.linspace(-2., 2., 100)

```

```

25     plt.plot(lGrid, f(lGrid), 'b' + '—')
26
27     plt.grid()
28     plt.savefig(fileName, format = 'pdf')
29     plt.clf()
30
31 def plotLevelSpacingsHist(data, xLabel, yLabel, testDistr,
32     distrArgMax, fileName, color):
33     plt.xlabel(xLabel)
34     plt.ylabel(yLabel)
35     n, bins, _ = plt.hist(data, 100, normed = True,
36         facecolor = color, alpha = 0.75)
37
38     c = np.amax(n) / testDistr(distrArgMax)
39     f = np.vectorize(lambda x: c*testDistr(x))
40     sGrid = np.linspace(np.amin(bins), np.amax(bins), 200)
41     plt.plot(sGrid, f(sGrid), 'b' + '—')
42
43     plt.grid()
44     plt.savefig(fileName, format = 'pdf')
45     plt.clf()
46
47 def main():
48
49     np.random.seed(10)
50     size = 1000
51     nImpls = 100
52
53     goeEigens = []
54     gueEigens = []
55
56     for i in range(nImpls):
57         goeEigens.append(np.linalg.eigvalsh(getGOE(size)))
58         gueEigens.append(np.real(np.linalg.eigvalsh(getGUE(size))))
59
60     goeAllEigens = np.array(goeEigens).reshape(nImpls*size)
61     gueAllEigens = np.array(gueEigens).reshape(nImpls*size)
62
63     plotRhoHist(goeAllEigens / np.sqrt(size), r'$\lambda$', r'$\rho(\lambda)$',
64         '../pictures/lab4_goe_eig_hist.pdf', 'green')
65     plotRhoHist(gueAllEigens / np.sqrt(size), r'$\lambda$', r'$\rho(\lambda)$',
66         '../pictures/lab4_gue_eig_hist.pdf', 'red')
67
68     goeSplits = []
69     for eigenSet in goeEigens:
70         goeSplits.append( \
71             [eigenSet[i+1] - eigenSet[i] for i in range(len(eigenSet) - 1)])
72     goeSplits[-1] = np.array(goeSplits[-1]) / np.mean(goeSplits[-1])
73

```

```

74     gueSplits = []
75     for eigenSet in gueEigens:
76         gueSplits.append( \
77             [eigenSet[i+1] - eigenSet[i] for i in range(len(eigenSet) - 1)])
78         gueSplits[-1] = np.array(gueSplits[-1]) / np.mean(gueSplits[-1])
79
80     goeSplits = np.array(goeSplits).reshape(nImpls*len(goeSplits[0]))
81     gueSplits = np.array(gueSplits).reshape(nImpls*len(gueSplits[0]))
82
83     plotLevelSpacingsHist(goeSplits, r'$\bar{s}$', r'$p(\bar{s})$',
84         lambda x: x*np.exp(-np.pi * 0.25 * x**2), np.sqrt(2. / np.pi),
85         '../pictures/lab4_goe_spacing_hist.pdf', 'green')
86
87     plotLevelSpacingsHist(gueSplits, r'$\bar{s}$', r'$p(\bar{s})$',
88         lambda x: x**2*np.exp(-4. / np.pi * x**2), np.sqrt(np.pi) / 2.,
89         '../pictures/lab4_gue_spacing_hist.pdf', 'red')
90
91 if __name__ == '__main__':
92     main()

```