

## Task2

October 13, 2018

```
In [1]: import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import scipy.stats as sts
from math import factorial
%matplotlib inline
```

```
In [2]: N = 10 ** 4
```

Создадим выборку из экспоненциального распределения с параметром  $\theta = 1$  и размером  $N = 10^4$ :

```
In [3]: exp_rv = sts.expon()
sample = exp_rv.rvs(N)
```

Создадим вектор из разных значений  $k$ :

```
In [4]: ks = [1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10]
```

Для каждого  $k$  нарисует график зависимости модуля разности оценки  $\left(\frac{k!}{N^k}\right)^{\frac{1}{k}}$  и истинного значения параметра  $\theta$  от размера выборки:

```
In [7]: plt.figure(figsize=(12, 6))
for k in ks:
    estimator = np.zeros(N)
    for n in range(N):
        estimator[n] = (factorial(k) / np.mean(sample[:n + 1] ** k)) ** (1 / k)
    plt.plot(range(1, N + 1), abs(estimator - 1), label="k = {}".format(k))
    plt.title(r"График зависимости модуля разности оценки
и истинного значения параметра $\theta$ = 1 от размера выборки")
    plt.xlabel("n")
    plt.ylabel(r"$|\theta - \theta|$")
    plt.ylim(0, 0.1)
    plt.legend(loc='best');
```



Вывод: Как видно из графика, при любом значении  $k$  оценка стремится к истинному значению, что и было показано на семинаре. В то же время, чем больше значение  $k$ , тем больше погрешность и медленнее скорость сходимости.