```
In [8]: import scipy
           import pandas as pd
           from scipy.stats import chi2_contingency
           def rv_from_uni(p): return int(uni() < p)</pre>
           ЗАДАНИЕ
            • Написать программы, реализующие рассмотренные методы имитации случайных событий.
            • Провести статистические исследования полученных результатов...
            • Проверить гипотезы о соответствии полученных результатов требуемым.
  In [9]: from numpy import random
           seed = 1
           random.seed(1)
           uni = random.uniform
           n = 10000
           1) Имитация сложного события (события независимы)
           Даны две независимые дискретные случайные величины(события) A, B. A \sim Bern(p_A), B \sim Bern(p_B)
 In [32]: P_A = .1
           P_B = .5
           Функция генерации события
 In [33]: def complex_event(p): return rv_from_uni(p)
           Генерация данных
 In [34]: A = [complex\_event(P\_A) \text{ for } \_in \text{ range}(n)]
           B = [complex_event(P_B) for _ in range(n)]
           df = pd.DataFrame(\{'A': A, 'B': B\})
           crosstab = pd.crosstab(index=df['A'], columns=df['B'])
           crosstab
 Out[34]:
            0 4450 4534
            1 518 498
           Проверка гипотезы
           Для проверки гипотезы воспользуемся Chi2 тестом на независимость для категориальных данных. В качестве реализации изпользуем
           chi2contingency из пакета scipy. В качетсве $H{0}$ гипотезы будем считать зависимость случайны величин
 In [36]: chi2, p, dof, ex = chi2_contingency(crosstab)
           print(f'p-value={p}')
           p-value=0.39859797396360463
           Т.к. p-value достаточно велико, мы можем отвергунть гипотезу о зависимости СВ.
           2) Имитация сложного события, состоящего из зависимых событий.
           Даны зависимые дискретные случайные величины(события) A, B, A \sim Bern(p_A), B \sim Bern(p_B), P(A \mid B) = p_{A \mid B}, P(B \mid A) = p_{B \mid A}
In [189]: P_A = .5
           P_B_A = 0.3
In [190]: def complex_dependent_event():
               A = rv_from_uni(P_A)
               B = rv_from_uni(P_B_A) if A else rv_from_uni(1 - P_B_A)
               return [A, B]
In [191]: data = np.array([complex_dependent_event() for _ in range(n)])
           df = pd.DataFrame({'A': data[:,0], 'B': data[:,1]})
           crosstab = pd.crosstab(index=df['A'], columns=df['B'])
           crosstab
Out[191]:
            B 0 1
            0 1478 3486
            1 3512 1524
           Проверка гипотезы
           Для проверки гипотезы воспользуемся Chi2 тестом на независимость для категориальных данных. В качестве реализации изпользуем
           chi2contingency из пакета scipy. В качетсве $H{0}$ гипотезы будем считать зависимость случайны величин
In [192]: chi2, p, dof, ex = chi2_contingency(crosstab)
           print(f'p-value={p}')
           p-value=0.0
           p - value стремится к нулю, что позволяет нам отвергнуть нулевую гипотезу. Зависимость СВ доказана
           3) Имитация событий, составляющих полную группу
           Даны три независимые дискретные случайные величины(события) A, B, C.A \sim Bern(p_A), B \sim Bern(p_B), C \sim Bern(p_C)
In [193]: P_A = .3
           P_B = .3
           P_C = .4
In [194]: \#A, B, C = 0, 1, 2
           def triple_complex_event():
               t = uni()
               return 0 if t < P_A else 1 if P_A < t < P_A + P_B else 2
In [196]: data = [triple_complex_event() for _ in range(10)]
           df = pd.DataFrame({'state': data})
           crosstab = df.groupby('state').size()
           crosstab
Out[196]: state
           1
           2 6
           dtype: int64
In [197]: chi2, p, dof, ex = chi2_contingency(crosstab)
           print(f'p-value={p}')
           p-value=1.0
           p - value стремится к 1, что говорит в пользу нулевой гипотезы о независимости СВ
```