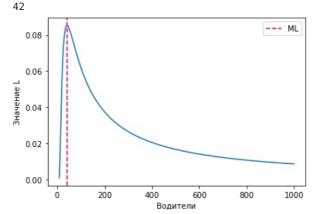
```
In [388...
          import numpy as np
          import scipy.stats as sts
          import pandas as pd
          import matplotlib.pyplot as plt
          import math
          \textbf{from} \text{ scipy.stats } \textbf{import} \text{ norm}
In [36]:
          #Задача 1
 In [3]:
          #Вероятность того, что второй водитель будет новым (n-1)/n, третий - (n-2)/n и так далее до 10-ого.
          #Вероятность того, что 10-ый водитель будет не новым равна 1-(n-9)/n=9/n
          n=np.arange(9, 1000)
          I = 1
          for i in range (9):
               L=L*(n-i)/n
          L=L*9/n
          plt.plot(n, L)
          plt.axvline(np.argmax(L)+9, color='#FF007F',linestyle='--',label='ML')
          plt.legend()
          plt.ylabel('Значение L')
          plt.xlabel('Водители')
          print('Оценка методом максимального правдоподобия:')
          print (np.argmax(L)+9)
```

Оценка методом максимального правдоподобия:



```
In [7]:
         def prob(k, n):
              p = 1
              for j in range(k-1):
                  p = p*(n-j)/n
              p=p*(k-1)/n
              return (p)
         def E(n):
              E = 0
              for k in range(2, n+2):
                  E = E + k*prob(k, n)
              return(E)
         n all= np.arange(2, 1000)
         outof = np.vectorize(E)
         E_k= outof(n_all)
         plt.plot(n all,E k)
         \verb|plt.axvline| (\verb|np.argmin| (\verb|np.abs| (E_k - 10)), color=' \#FF007F', linestyle='--', label='MM')|
         plt.legend()
         plt.ylabel('День встречи знакомого водителя')
         plt.xlabel('Водители')
         print('MM оценка')
         print(n_all[np.argmin(np.abs(E_k - 10))])
```

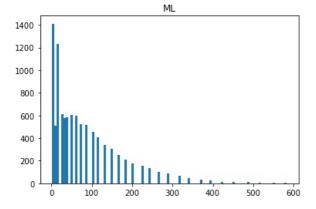
ММ оценка 55

40 -35 -35 -20 -15 -

```
taxopark=np.arange(1,101)
seen_you=[]
for i in range (1,10001):
    route=0
    cabs=[]
    cab=np.random.choice(taxopark)
    while cab not in cabs:
        cabs.append(cab)
        route+=1
        cab=np.random.choice(taxopark)
    seen_you.append(route)
plt.hist(seen_you, bins = 100);
```

```
600 -
500 -
400 -
200 -
100 -
0 5 10 15 20 25 30 35
```

```
In [233...
ML=[]
taxi=np.arange(1,1001)
for k in seen_you:
    pML=[]
    for n in range (k,1000):
        pML.append(prob(k,n))
    ML.append(taxi[np.argmax(pML)])
    plt.hist(ML, bins = 100);
    plt.title('ML')
    plt.show()
```



```
In [234...

MM=[]
    EMM=outof(taxi)
    for k in seen_you:
        for n in range(1000):
            MM.append(taxi[np.argmin(np.abs(EMM-k))])
    plt.hist(MM, bins = 100);
    plt.title('MM')
    plt.show()
```

```
800000 -
600000 -
```

```
400000
200000
                                          500
                                                 600
                                                        700
                                                              800
```

```
In [235...
```

from sklearn.metrics import mean squared error dfl=pd.DataFrame({'Смещение':((np.abs(100-np.mean(ML))),(np.abs(100-np.mean(MM)))), 'Вариация':((np.var(ML)),(np. df1

	Смещение	Вариация	MSE
ML	26.6299	6453.529326	7162.6809
MM	10.4708	12372.240147	12481.8778

```
In [289...
```

```
#Задача З
#a)
simulation=np.random.exponential(1, size=(10**4, 20))
left3= np.mean(simulation, axis=1) - 1.96 * (np.std(simulation, ddof = 1, axis = 1)/ np.sqrt(20))
right3= np.mean(simulation, axis=1) + 1.96 * (np.std(simulation, ddof = 1, axis = 1)/ np.sqrt(20))
count=0
#Для экспоненциального распределения: Е=а, где а - интенсивность, т. е. в нашем случае: Е=1.
for i in range(10**4):
    if (left3[i]<=1) and (right3[i]>=1):
        count+=1
CI pop=count/10**4
print ('Вероятность покрытия мат. ожидания, используя классический асимптотический нормальный интервал')
print(CI_pop)
```

Вероятность покрытия мат. ожидания, используя классический асимптотический нормальный интервал

```
In [298...
          left33=[]
          right33=[]
          real=np.mean(simulation)
          SE3=[]
          for i in range(len(simulation)):
              boot=np.random.choice(simulation[i], size = (10 ** 4, 20))
              NB = np.mean(boot, axis = 1)
              left33.append(np.quantile(NB,0.025))
              right33.append(np.quantile(NB,0.975))
              SE3.append(np.sqrt(np.var(boot, ddof=1)/20))
          countn=0
          for i in range(10**4):
              if (left33[i]<=1) and (right33[i]>=1):
                  countn+=1
          NaivBoot=countn/10**4
          print ('Вероятность покрытия мат. ожидания, используя наивный бутстрэп')
          print(NaivBoot)
```

Вероятность покрытия мат. ожидания, используя наивный бутстрэп 0.9028

```
In [291...
          tboot=[]
          tleft=[]
          tright=[]
          for i in range (10**4):
              tboot=[]
              for j in range (10**4):
                  tboot.append((NB[j]-real)/SE3[i])
              tleft.append(np.quantile(tboot,0.025))
              tright.append(np.quantile(tboot,0.975))
          tcount=0
          for i in range(10**4):
              if (tleft[i]<=1) and (tright[i]>=1):
                  tcount+=1
          TBoots=tcount/10**4
          print ('Вероятность покрытия мат. ожидания, используя t бутстрэп')
          print(TBoots)
```

Вероятность покрытия мат. ожидания. используя t бутстрэп

0.9807

```
#6)
simulationt=np.random.standard_t(3, size=(10**4,20))
l= np.mean(simulationt, axis=1) - 1.96 * (np.std(simulationt, ddof = 1, axis = 1)/ np.sqrt(20))
r= np.mean(simulationt, axis=1) + 1.96 * (np.std(simulationt , ddof = 1, axis = 1)/ np.sqrt(20))
c=0
#Для распределения Стьюдента: E=0.
for i in range(10**4):
    if (l[i]<=0) and (r[i]>=0):
        c+=1

TCI=c/10**4
print ('Вероятность покрытия мат. ожидания, используя классический асимптотический нормальный интервал')
print(TCI)
```

Вероятность покрытия мат. ожидания, используя классический асимптотический нормальный интервал 0.94

```
In [326...
          13=[]
          r3=[]
          rl=np.mean(simulationt)
          S3=[]
          for i in range(len(simulationt)):
              bt=np.random.choice(simulationt[i], size = (10 ** 4, 20))
              TNB= np.mean(bt, axis = 1)
              l3.append(np.quantile(TNB,0.025))
              r3.append(np.quantile(TNB,0.975))
              S3.append(np.sqrt(np.var(bt, ddof=1)/20))
          for i in range(10**4):
              if (l3[i]<=0) and (r3[i]>=0):
                 cn+=1
          TNaivBoot=cn/10**4
          print ('Вероятность покрытия мат. ожидания, используя наивный бутстрэп')
          print(TNaivBoot)
```

Вероятность покрытия мат. ожидания, используя наивный бутстрэп 0.9184

Вероятность покрытия мат. ожидания, используя t бутстрэп 1 A

```
In [328… #Самым действенным оказался t бутстрэп, так как в отличие от наивного бутстрэпа он учитывает SE, и в нем больше н
```

```
In [13]: #Задача 4
df = pd.read_csv('exam_hse.csv', sep = ',')
df
```

Out[13]:		Last name	Name	Экзамен
	0	Репенкова	Полина Александровна	4.0
	1	Сафина	Алия Линаровна	5.0
	2	Сидоров	Иван Максимович	9.0
	3	Солоухин	Иван Владимирович	6.0

```
Старощук
                      Богдан Павлович
                                             8.0
291
       Петрова
                    Марьяна Петровна
                                            2.0
292
                                             8.0
      Полищук
                  Мария Вячеславовна
293
     Савенкова
                    Софья Дмитриевна
                                             1.0
294
      Сенников
                          Александр -
                                             5.0
295
       Эшмеев
                 Павел Владиславович
                                             4.0
```

296 rows × 3 columns

```
In [24]:
    def first_letter(n):
        fl=[]
        for i in n:
            fl.append(str(i)[0])
        return (fl)
        glasn=['A','0','9','8','N','\0','y','E']
    df['First_Letter']=np.where(np.isin(first_letter(list(df['Last_name'])),glasn), 1,0)
    df
```

```
Name Экзамен First Letter
Out[24]:
                 Last name
             0 Репенкова Полина Александровна
                                                        40
                                                                     0
             1
                   Сафина
                                  Алия Линаровна
                                                        5.0
                                                                     0
             2
                  Сидоров
                                Иван Максимович
                                                        9.0
                                                                     0
             3
                 Солоухин
                              Иван Владимирович
                                                        6.0
                                                                     0
             4
                 Старощук
                                 Богдан Павлович
                                                        8.0
                                                                     0
           291
                  Петрова
                                Марьяна Петровна
                                                       20
                                                                     0
           292
                  Полищук
                             Мария Вячеславовна
                                                        8.0
                                                                     0
                               Софья Дмитриевна
                                                        1.0
                                                                     0
           293
                Савенкова
           294
                 Сенников
                                      Александр -
                                                        5.0
                                                                     0
           295
                   Эшмеев
                            Павел Владиславович
                                                        4.0
                                                                     1
```

296 rows × 4 columns

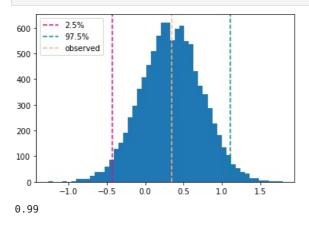
```
In [29]: #Тест Уэлча
    glasnie=df.loc[df['First Letter'] == 1]['Экзамен']
    soglasnie=df.loc[df['First Letter'] == 0]['Экзамен']
    sts.ttest_ind(glasnie, soglasnie, equal_var=False, alternative='two-sided')
```

Out[29]: Ttest_indResult(statistic=-0.8699152632485405, pvalue=0.3880729475392024)

```
In [27]: #p-value больше посчитанного значения, а значит нулевая гипотеза не отвергается на уровне значимости 5%
```

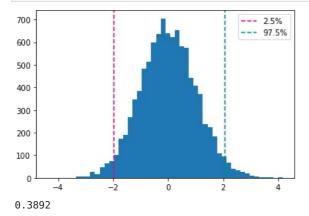
```
In [169...
            #Наивный бутстрэп
            glasnie boot=np.random.choice(glasnie, size = (10 ** 4, len(glasnie)))
            soglasnie_boot=np.random.choice(soglasnie, size = (10 ** 4, len(soglasnie)))
            observed=np.mean(soglasnie)-np.mean(glasnie)
            raz=[]
            for i in range(10**4):
                 raz.append(np.mean(soglasnie boot[i])-np.mean(glasnie boot[i]))
            left=np.quantile(raz,0.025)
            right=np.quantile(raz,0.975)
            plt.hist(raz, bins=50)
            plt.axvline(left, color='#FF007F',linestyle='--',label='2.5%')
plt.axvline(right, color='#02907F',linestyle='--',label='97.5%')
plt.axvline(observed, color='#FFB87F',linestyle='--',label='observed')
            plt.legend()
            plt.show()
            first=0
            second=0
            for j in range(10**4):
                 if raz[j]<=observed:</pre>
                      first+=1
                 if raz[j]>observed:
                      second+=1
            pvalue = 2 * min(np.mean(first),np.mean(second))/10**4
```

print(pvalue)



```
In [113... #Наблюдаемое значение попадает в доверительный интервал. #Так же p-value больше 0.05, т. е. гипотеза о равенстве не отвергается
```

```
In [171...
           #t-бутстрэп
           tboot=[]
           for j in range (10**4):
                SE=np.sqrt(np.var(glasnie_boot[j], ddof=1)/len(glasnie)+np.var(soglasnie boot[j], ddof=1)/len(soglasnie))
                tboot.append((raz[j]-observed)/SE)
           leftt=np.quantile(tboot,0.025)
           rightt=np.quantile(tboot,0.975)
           plt.hist(tboot, bins=50)
           plt.axvline(leftt, color='#FF007F',linestyle='--',label='2.5%')
plt.axvline(rightt, color='#02907F',linestyle='--',label='97.5%')
           plt.legend()
           plt.show()
           firstt=0
           secondt=0
           for j in range(10**4):
                if tboot[j]<=sts.ttest_ind(glasnie, soglasnie, equal_var=False, alternative='two-sided')[0]:</pre>
                    firstt+=1
                if tboot[j]>sts.ttest ind(glasnie, soglasnie, equal var=False, alternative='two-sided')[0]:
                    secondt+=1
           pvaluet = 2 * min(np.mean(firstt),np.mean(secondt))/10**4
           print(pvaluet)
```



```
In [172… #Аналогично предыдущему пункту, гипотеза о равенстве не отвергается на уровне значимости 5%.
```

```
In [334...
#Перестановочный тест
x,y = np.hstack([np.zeros(len(glasnie)), np.ones(len(soglasnie))]),np.hstack([glasnie, soglasnie])
permtest=[]
for i in range(10**4):
    x1= np.random.permutation(x)
    one=np.mean(y[x1 == 1])
    null=np.mean(y[x1 == 0])
    permtest.append(one-null)
lperm= np.quantile(permtest, 0.025)
rperm= np.quantile(permtest, 0.975)
plt.hist(permtest, bins=50)
plt.axvline(lperm, color='#FF007F',linestyle='--',label='2.5%')
plt.axvline(rperm, color='#02907F',linestyle='--',label='97.5%')
```

```
plt.legend()
plt.show()
pe1=0
pe2=0
for j in range(10**4):
    if permtest[j]<=observed:
        pe1+=1
    if permtest[j]>observed:
        pe2+=1
pvaluep = 2 * min(np.mean(pe1),np.mean(pe2))/10**4
print(pvaluep)
```

```
--- 2.5%
800
                                                     --- 97.5%
700
600
500
400
300
200
100
            -1.0
                      -o.5
                                                             1.5
                                0.0
                                          0.5
                                                   1.0
0.3556
```

```
In [335… #Аналогично предыдущему пункту, гипотеза о равенстве не отвергается на уровне значимости 5%.
```

#Задача 5
more_glas=df.loc[(df['First Letter'] == 1)&(df['Экзамен']>df['Экзамен'].median())]['Экзамен'].count()
less_glas=df.loc[(df['First Letter'] == 1)&(df['Экзамен']<=df['Экзамен'].median())]['Экзамен'].count()
more_sogl=df.loc[(df['First Letter'] == 0)&(df['Экзамен']>df['Экзамен'].median())]['Экзамен'].count()
less_sogl=df.loc[(df['First Letter'] == 0)&(df['Экзамен']<=df['Экзамен'].median())]['Экзамен'].count()
ex=pd.DataFrame({'Гласные':[more_glas,less_glas],'Согласные':[more_sogl,less_sogl]},['больше медианы','меньше медех

ut[360... Гласные Согласные

больше медианы	18	110
меньше медианы	25	143

```
In [391...
    OR=np.log(18*143/(25*110))
    a=np.sqrt(1/18+1/25+1/110+1/143)
    bot=np.exp(OR-a*sts.norm.ppf(0.975))
    up=np.exp(OR+a*sts.norm.ppf(0.975))
    pvalueOR=2 * sts.norm.cdf(OR/a)
    print('CI')
    print('(',bot, ',',up,')')
    print('p-value')
    print(pvalueOR)
    #Γипотеза о равенстве не отвергается на уровне 5%.
```

```
CI
( 0.48625960072135765 , 1.801704272163114 )
p-value
0.8430847181626729
```

```
In [89]:
#3адача 7
#https://chat.openai.com/c/4f94e81f-8be4-44d2-a92f-52427da633ec
#Chat-GPT справился с первого раза с этой задачей, но вот задачи без конкретных данных не брал никак, как наприме
#https://chat.openai.com/c/cc416006-b7c1-4638-9489-cb8830e890e3
```

```
In [90]:
#Задача 8
#Очень помог курс по питону для понимания мат стата и сайты с документацией, например
#https://www.statsmodels.org/stable/i,ndex.html
```