```
In [1]:
         import copy
         import math
         from math import sin
         from timeit import default_timer as timer
         import matplotlib.pyplot as plt
         def createMatrix(a1, N):
             a2 = -1
             a3 = -1
             matrix = []
             for i in range(N):
                 rowList = []
                 for j in range(N):
                     if i == j:
                          rowList.append(a1)
                     elif i == j + 1 or i == j - 1:
                          rowList.append(a2)
                      elif i == j + 2 or i == j - 2:
                          rowList.append(a3)
                      else:
                          rowList.append(0)
                  matrix.append(rowList)
             return matrix
         def createVector(N):
             vector = [0] * N
             for i in range(0, N):
                 row = sin(i * (4 + 1))
                  vector[i] = row
             return vector
         createMatrix(12, 10)
Out[1]: [[12, -1, -1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0],
         [-1, 12, -1, -1, 0, 0, 0, 0, 0, 0]
         [-1, -1, 12, -1, -1, 0, 0, 0, 0, 0],
         [0, -1, -1, 12, -1, -1, 0, 0, 0, 0],
          [0, 0, -1, -1, 12, -1, -1, 0, 0, 0],
          [0, 0, 0, -1, -1, 12, -1, -1, 0, 0],
         [0, 0, 0, 0, -1, -1, 12, -1, -1, 0],
         [0, 0, 0, 0, 0, -1, -1, 12, -1, -1],
         [0, 0, 0, 0, 0, 0, -1, -1, 12, -1],
          [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, -1, -1, 12]
In [2]:
         createVector(10)
Out[2]: [0.0,
         -0.9589242746631385,
         -0.5440211108893698,
         0.6502878401571168,
         0.9129452507276277,
          -0.13235175009777303,
         -0.9880316240928618,
         -0.428182669496151,
         0.7451131604793488,
         0.8509035245341184]
```

```
In [3]:
         def dotProduct(A, b):
             n = len(A)
             result = [0] * n
             for i in range(n):
                 for j in range(n):
                     result[i] += b[j] * A[i][j]
             return result
         def residuum(A, b, x):
             n = len(A)
             res = [0] * n
             Ax = dotProduct(A, x)
             for i in range(0, n):
                 res[i] = Ax[i] - b[i]
             return res
         def norm(r):
             result = 0
             for i in range(0, len(r)):
                 result += r[i] * r[i]
             return math.sqrt(result)
         def jacobiMethod(A, b, eps):
             n = len(A)
             rOld = [0] * n
             rNew = [0] * n
             nor = 1
             k = 0
             start = timer()
             while nor > eps and k < 100:
                 k += 1
                 for i in range(0, n):
                     value = 0
                     for j in range(0, n):
                          if j != i:
                              value += A[i][j] * rOld[j]
                      rNew[i] = (b[i] - value)/A[i][i]
                  rOld = rNew
                 nor = norm(residuum(A, b, rNew))
             end = timer()
             time = end - start
             return rNew, k, time
         def gaussSeidelMethod(A, b, eps):
             n = len(A)
             r = [0] * n
             nor = 1
             k = 0
             start = timer()
             while nor > eps and k < 100:
                 k += 1
                 for i in range(0, n):
                     value = 0
                     for j in range(0, n):
                          if j != i:
                              value += A[i][j] * r[j]
                     r[i] = (b[i] - value)/A[i][i]
                 nor = norm(residuum(A, b, r))
             end = timer()
             time = end - start
             return r, k, time
```

```
A = createMatrix(12, 987)
b = createVector(987)
jacSol, jacK, jacTime = jacobiMethod(A, b, 1e-9)
gauSol, gauK, gauTime = gaussSeidelMethod(A, b, 1e-9)
print("Jacobi iterations: ", jacK)
print("Jacobi time: ", jacTime)
print("Guss-Seidel iterations: ", gauK)
print("Gauss-Seidel time: ", gauTime)
Jacobi iterations: 12
```

Jacobi time: 4.7342762

Guss-Seidel iterations: 12

Gauss Seidel time: 4.17686006

Gauss-Seidel time: 4.176069999999999

Zadanie C

```
In [4]:
    A = createMatrix(3, 987)
    b = createVector(987)

    jacSol, jacK, jacTime = jacobiMethod(A, b, 1e-9)
    gauSol, gauK, gauTime = gaussSeidelMethod(A, b, 1e-9)
    print("Jacobi iterations: ", jacK)
    print("Jacobi time: ", jacTime)
    print("Guss-Seidel iterations: ", gauK)
    print("Gauss-Seidel time: ", gauTime)
```

Jacobi iterations: 100
Jacobi time: 31.9139785
Guss-Seidel iterations: 100
Gauss-Seidel time: 35.1267327

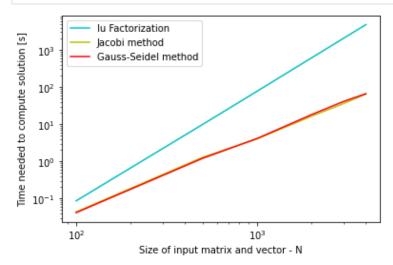
Metody wykonały po 100 iteracji i norma z residuum nie zbiegła się do wymaganej dokładnośći. Widać, że tak skonstruowana macież nie spełnia wymagań, aby mogła być rozwiązywana tymi metodami.

Zadanie D

```
In [5]:
         def createOnesMatrix(N):
             result = []
             for i in range(N):
                 row = []
                 for j in range(N):
                     if i == j:
                         row.append(1)
                      else:
                          row.append(0)
                 result.append(row)
             return result
         def luDecomposition(A):
             U = copy.deepcopy(A)
             L = createOnesMatrix(len(A))
             for k in range(0, len(A)):
                 for j in range(k + 1, len(A)):
                     L[j][k] = U[j][k] / U[k][k]
                     for i in range(k, len(A)):
                         U[j][i] = U[j][i] - L[j][k] * U[k][i]
             return L, U
         def forwardSubstitution(L, b):
             n = len(L)
             x = [0] * n
             for i in range(0, n):
                 value = b[i]
                 for j in range(0, i):
                     value -= L[i][j] * x[j]
                 x[i] = value / L[i][i]
             return x
         def backwardSubstitution(U, y):
             n = len(U)
             x = [0] * n
             for i in range(n - 1, -1, -1):
                 value = y[i]
                 for j in range(i, n):
                     value -= U[i][j] * x[j]
                 x[i] = value / U[i][i]
             return x
         def luFactorization(A, b):
             start = timer()
             L, U = luDecomposition(A)
             y = forwardSubstitution(L, b)
             x = backwardSubstitution(U, y)
             end = timer()
             time = end - start
             return x, time
         A = createMatrix(3, 987)
         b = createVector(987)
         luSol, luTime = luFactorization(A, b)
         print("lu time: ", luTime)
         print("lu norm from residuum: ", norm(residuum(A, b, luSol)))
```

lu time: 74.09924620000001 lu norm from residuum: 3.452106146813692e-13

```
In [6]:
         sizes = [100, 500, 1000, 2000, 3000, 4000]
         timeLu = [0] * 6
         timeJac = [0] * 6
         timeGau = [0] * 6
         for i in range(0, len(sizes)):
             N = sizes[i]
             A = createMatrix(12, N)
             b = createVector(N)
             timeLu[i] = luFactorization(A, b)[1]
             timeJac[i] = jacobiMethod(A, b, 1e-9)[2]
             timeGau[i] = gaussSeidelMethod(A, b, 1e-9)[2]
         plt.plot(sizes, timeLu, 'c', label='lu Factorization')
         plt.plot(sizes, timeJac, 'y', label='Jacobi method')
         plt.plot(sizes, timeGau, 'r', label='Gauss-Seidel method')
         plt.xlabel("Size of input matrix and vector - N")
         plt.ylabel("Time needed to compute solution [s]")
         plt.xscale('log')
         plt.yscale('log')
         plt.legend()
         plt.show()
```



Zadanie F

Wnioski z wykonania poprzednich podpunktów: Iteracyjne metody rozwiązywania układów równań liniowych pozwalają na szybsze ich rozwiązanie niż bezpośrednie metody. W tym projekcie implementowałem metody Jacobiego oraz Gaussa-Seidla, które w dużej skali nie wykazały większych różnic w czasie, jaki był potrzebny na wykonanie obliczeń. Może to wynikać z tego, że czas jednej iteracji metody Jacobiego, która powinna być nieco szybsza, była wykonywana w mniejszym casie i różnice wyrównały się. Używając metod iteracyjnych trzeba jednak pamiętać o tym, że nie dla wszystkich macierzy dają one rozwiązanie. Jeżeli macierz nie spełnia wymagań, to nie osiągnie się nimi zbieżnośći. W takich sytuacjach można korzystać z wolniejszych, ale pewniejszych metod bezpośrednich.