

gauss-lu

March 16, 2019

1 Ejercicio clase 13 de Marzo, 2019_

Equipo 9

```
In [1]: import numpy as np
import scipy
import scipy.linalg
```

1.1 Eliminación Gaussiana Simple

```
In [2]: A = np.array([
    [1,2,1,1],
    [2,2,3,1],
    [-1,-3,1,0],
    [-1,-3,0,1]
])
B = np.array([0,3,2, 4])
print("A = \n", A, "\n B =", B)
```

```
A =
[[ 1  2  1  1]
 [ 2  2  3  1]
 [-1 -3  1  0]
 [-1 -3  0  1]]
B = [0 3 2 4]
```

Resolución por Scipy

```
In [3]: A_ = scipy.linalg.lu_factor(A)
A_
```

```
Out[3]: (array([[ 2. ,  2. ,  3. ,  1. ],
                [-0.5 , -2. ,  2.5 ,  0.5 ],
                [-0.5 ,  1. , -1. ,  1. ],
                [ 0.5 , -0.5 , -0.75,  1.5 ]]), array([1, 2, 3, 3], dtype=int32))
```

```
In [4]: scipy.linalg.lu_solve(A_, B)
```

```
Out[4]: array([ 4.66666667, -2.5 , -0.83333333,  1.16666667])
```

1.1.1 Factorización por Algoritmo

```
In [5]: A
```

```
Out[5]: array([[ 1,  2,  1,  1],
               [ 2,  2,  3,  1],
               [-1, -3,  1,  0],
               [-1, -3,  0,  1]])
```

```
In [6]: def factor_lu(A):
        N = A.shape[0]
        if N != A.shape[1]:
            raise Exception("Error: no es una matriz cuadrada")

        A_ = A.copy()
        A_ = A_.astype(np.double)
        for k in range(0, N-1):
            A_[k+1:, k] = A_[k+1:, k] / A_[k, k]
            A_[k+1:,k+1:] = A_[k+1:,k+1:] - np.outer(A_[k+1:, k],A_[k, k+1:])
        return A_
        A_ = factor_lu(A)
        print("LU =\n", A_)
```

```
LU =
[[ 1.         2.         1.         1.         ]
 [ 2.        -2.         1.        -1.         ]
 [-1.         0.5        1.5        1.5        ]
 [-1.         0.5        0.33333333  2.         ]]
```

```
In [7]: print("U =\n", np.triu(A_))
```

```
U =
[[ 1.  2.  1.  1.]
 [ 0. -2.  1. -1.]
 [ 0.  0.  1.5  1.5]
 [ 0.  0.  0.  2. ]]
```

```
In [8]: print("L =\n", np.tril(A_, -1))
```

```
L =
[[ 0.         0.         0.         0.         ]
 [ 2.         0.         0.         0.         ]
 [-1.         0.5        0.         0.         ]
 [-1.         0.5        0.33333333  0.         ]]
```

1.2 Resolución LU

```
In [9]: np.matrix([[1,2],[2,2]], ).shape
```

```
Out[9]: (2, 2)
```

```
In [10]: def solve_LU(A, B):
    N = A.shape[0]
    if N != A.shape[1]:
        raise Exception("Error: no es una matriz cuadrada")
    if len(B.shape) == 1:
        M = 1
    else:
        M = B.shape[1]
    B_ = B.copy()
    L_ = np.tril(A, -1)
    U_ = np.triu(A)
    #Sustitución hacia adelante LD=B
    D_ = np.zeros((N,M), dtype=np.double)
    D_[0,] = B_[0]
    for i in range(1, N):
        D_[i,] = B_[i,] - np.dot(A[i, 0:i], D_[0:i, :])
    #Sustitución hacia adelante UX=D
    X_ = np.zeros((N,M))
    X_-[-1, :] = D_-[-1,:]/U_-[-1,-1]
    for i in range(N-2, -1, -1):
        X_[i,] = (D_[i,] - U_[i,(i+1):N]@X_-[(i+1):N,:]) / U_[i,i]
    #Pivote (permutación)
    P_ = np.eye(N)
    return X_

solve_LU(A_, B)
```

```
Out[10]: array([[ 4.66666667],
                [-2.5       ],
                [-0.83333333],
                [ 1.16666667]])
```

1.3 Cálculo de Tiempos

Para comprobar las velocidades utilizamos una matriz A de 1000x1000; B con un vector de 1000. Utilizamos la función timeit que saca promedios, con el fin de minimizar la variación de resultados por otros procesos (Sistema Operativo, otras aplicaciones, etc).

```
In [11]: np.random.seed(175904)
    A = np.random.randint(-5, 5, (1000, 1000))
    B = np.random.randint(-5, 5, (1000, 1))
    print("Tamaño de A:", A.shape,
          "Tamaño de B:", B.shape)
```

Tamaño de A: (1000, 1000) Tamaño de B: (1000, 1)

1.3.1 Usando Numpy

```
In [12]: %%timeit -n20
         np.linalg.solve(A, B)
         print
```

12.2 ms \pm 1.22 ms per loop (mean \pm std. dev. of 7 runs, 20 loops each)

1.3.2 LU - Scipy

Factorización

```
In [13]: %%timeit -n20
         L, U = scipy.linalg.lu_factor(A)
```

8.47 ms \pm 143 μ s per loop (mean \pm std. dev. of 7 runs, 20 loops each)

Factorización y Resolución

```
In [14]: %%timeit -n20
         L, U = scipy.linalg.lu_factor(A)
         scipy.linalg.lu_solve((L, U), B)
         print
```

10.3 ms \pm 153 μ s per loop (mean \pm std. dev. of 7 runs, 20 loops each)

1.3.3 LU - Nuestros Algoritmos

Factorización

```
In [15]: %%timeit -n10
         A_ = factor_lu(A)
```

1.35 s \pm 64.3 ms per loop (mean \pm std. dev. of 7 runs, 10 loops each)

Factorización y Resolución

```
In [16]: %%timeit -n10
         solve_LU(A_, B)
```

103 μ s \pm 30.8 μ s per loop (mean \pm std. dev. of 7 runs, 10 loops each)

1.4 Conclusiones

Nuestras funciones no son tan rápidas y ni optimizadas como las construidas por Scipy/Numpy e Intel, dado que usamos Intel Distribution for Python. Sin embargo, entregan llegan a los mismos resultados.