

Métodos Numéricos

Trabajo práctico N°2

Cuadrados Mínimos

Grupo 11: CHEN, Carlos Angel, Legajo
MOLDOVAN LOAYZA, Alexander Stephan, Legajo 60498
MOLINA, Facundo Nicolás, Legajo 60526

Profesor: Pablo Ignacio Fierens

Fecha de entrega: 22 de abril de 2022

Buenos Aires, Argentina

Secciones

1. Función <code>leastsq()</code>	1
2. Función <code>test()</code>	2
3. Función <code>sonido()</code>	4

Índice de Códigos

1. <code>leastsq()</code> y funciones subordinadas	1
2. Definición de <code>test()</code>	3
3. Función <code>sonido()</code>	5

1. Función `leastsq()`

Para el siguiente ejercicio se decidió utilizar la descomposición QR reducida, para ello se escribieron 3 algoritmos:

- `thinQRFactorization(A)`: esta función toma a la matriz A y comienza a realizarle la descomposición QR reducida y devuelve las matrices Q1, R1 reducidas.
- `solveTriangular(A,b)`: esta función recibe la matriz A cuadrada y triangular superior (nxn) y un vector b de terminos independientes (nx1). Devuelve el vector \bar{x} de la ecuación $A\bar{x} = b$
- `leastsq(A,b)`: esta función verifica el rango de las matrices y llama a las funciones mencionadas anteriormente y resuelve la descomposición QR reducida. Devuelve el vector \bar{x} de solución.

Código 1: `leastsq()` y funciones subordinadas

```

1 import numpy as np
2 from math import sqrt
3
4 # Función thinQRFactorization
5 # Recibe: matriz no singular de dimensiones mxn, con m>=n
6 # Devuelve: matrices Q1 y R1, correspondientes a la factorización QR reducida
7 # de la matriz de entrada
8 def thinQRFactorization(A):
9     (m,n) = A.shape # Se obtienen las dimensiones de la matriz de entrada...
10    Q1 = np.zeros((m,n)) # ...para definir las matrices Q1 y R1, inicialmente en 0
11    R1 = np.zeros((n,n))
12
13    # Metodo Gram-Schmidt (tradicional)
14    for k in range(n): # Por cada columna de Q1...
15        Q1[:,k] = A[:,k] # se extrae una nueva columna de A
16        for j in range(k): # y por cada una de las columnas anteriores de Q1 (ahora versores) ...
17            Q1[:,k] = Q1[:,k] - (Q1[:,j]@A[:,k])*Q1[:,j] # ... se le resta la proyección de la nueva columna
18            ↪ en cada versor
19        Q1[:,k] = Q1[:,k] / sqrt(Q1[:,k].T@Q1[:,k]) # Se normaliza la nueva columna
20        for j in range(k,n): # Por cada una de las siguientes columnas
21            R1[k,j] = Q1[:,k].T@A[:,j] # Se calcula el valore de R1
22    return Q1,R1
23
24 # Función solveTriangular
25 # Recibe: matriz de coeficientes A cuadrada (nxn), y vector de terminos independientes (nx1)
26 # A debe ser triangular superior
27 # Devuelve: matriz (nx1) solución al sistema Ax=b
28 def solveTriangular(A,b):
29     n = A.shape[0] # Se obtiene el tamaño de A...
30     x = np.zeros((n,1)) # ...para crear la matriz resultado, inicialmente en 0
31     for k in range(n): # Por cada fila del resultado
32         row = n-1-k # (comenzando por la última)
33         x[row,0] = b[row,0] # Se iguala al término independiente
34         for j in range(row+1,n): # Y por cada una de las filas ya calculadas
35             x[row,0] -= A[row,j]*x[j,0] # Se sustrae su contribución con la incógnita actual

```

```

35     x[row,0]/= A[row,row] # Finalmente, se divide por el coeficiente de la incógnita actual
36     return x
37
38 # Función leastsq
39 # Recibe: matrices de numpy A (tamaño mxn) y b (tamaño mx1) correspondientes
40 # al sistema Ax = b
41 # Devuelve: matriz x de tamaño nx1 que minimice la norma del error
42 # e = Ax-b
43 def leastsq(A,b):
44     try:
45         (m,n) = A.shape
46         (o,p) = b.shape
47         if m < n:      # Comunicar error... Si A tiene mas columnas que filas;
48             print("leastsq: ISSUE: Dimensions of A (mxn)\nm must be greater of equal than n")
49             return np.array([])
50         elif m != o:   #... Si A y b tienen un número distinto de filas
51             print("leastsq: ISSUE: Dimensions of A (mxn) and b (nx1)\nDimensions of A and b
↳ mismatch")
52             return np.array([])
53         elif p != 1:   #... o si b tiene mas (o menos) de 1 columna
54             print("leastsq: ISSUE: Dimensions of b (nx1)\nb must have 1 column")
55             return np.array([])
56         else: # Si las entradas son válidas
57             Q1,R1 = thinQRFactorization(A) # Se factoriza a A en Q1 y R1 (factorización QR
↳ reducida)
58             x = solveTriangular(R1,Q1.T@b) # y se resuelve el sistema de ecuaciones R1x = Q1'b
59             return x
60
61 except: # Mensaje enviado en caso de que las entradas no sean válidas
62     print("leastsq: INVALID INPUT")
63     return np.array([])

```

2. Función `test()`

La función `test()` implementa un banco de pruebas con un arreglo de matrices predeterminadas que contemplan casos representativos. Se tiene en cuenta que para la resolución del problema de cuadrados mínimos lineal utilizando la descomposición QR, la matriz $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ y el vector $b \in \mathbb{R}^{p \times 1}$ deben cumplir con las siguientes condiciones:

- $\text{Rango}(A) == \dim(A)$. Es decir, A no singular.
- $m \geq n$
- $\text{rows}(b) == 1$

Se analizan los siguientes casos:

- Tres casos que cumplen los requerimientos.
- $\text{rango}(A) \leq \dim(A)$

- $m \leq n$
- $m \leq n$ y $\text{rango}(A) \leq \dim(A)$
- $m \neq n$
- $b \in \mathbb{R}^{p \times k}$ con $k \geq 1$

Para los casos que cumplen las condiciones, se comparó el vector solución devuelto por la función `leastsq()` contra el resultado de la operación empleando la función `lstsq()` de la biblioteca `linalg` de `numpy`. Para la comparación, se evaluó que

Código 2: Definición de `test()`

```

1 # Funcion test()
2 # Testbench para funcion leastsq()
3 # Analiza 3 casos sin errores y 5 casos que no cumplen condiciones.
4 # Condiciones para factorizacion QR:
5 #   A de rango completo
6 #   m >= n
7 #   p == m
8 def test():
9     # Test bank: A, b
10    testCases = (
11        #4x2
12        (np.array([[5.1, 0], [3.4, 1], [-4, 1], [0.11, 1]]), np.array([[5, 1.8, 9.9, -1.5]])),
13        #3x1
14        (np.array([[1, 0], [-1, 1]]), np.array([[1, 5, 2]])),
15        #3x3
16        (np.array([[1, 0, 0], [1, 1, 0], [1, 1, 1]]), np.array([[0.7, 3, 4.1]])),
17        #4x2      rank(A)<n
18        (np.array([[1, 0], [1, 0], [1, 0], [1, 0]]), np.array([[5, 1.8, 9.9, -1.5]])),
19        #2x3      m<n
20        (np.array([[4, 1, 1], [1, 0, 1]]), np.array([[1, 2, -4]])),
21        #2x3      m<n      rank(A)<n
22        (np.array([[1, 1, 1], [1, 1, 1]]), np.array([[1, 2, -4]])),
23        #4x2      Dimensions of A (mxn) and b (nx1) mismatch
24        (np.array([[5.1, 0], [3.4, 1], [-4, 1], [0.11, 1]]), np.array([[5, 1.8, 9.9]])),
25        #4x2      b with more columns
26        (np.array([[5.1, 0], [3.4, 1], [-4, 1], [0.11, 1]]), np.array([[5, 1.8, 9.9, -1.5], [1, 0, 0, 1]])),
27    )
28
29    eps = 10**(-6)
30    passed = failed = 0
31
32    print("_____")
33    print("TEST BENCH")
34
35    for i in range(len(testCases)):
36        A = testCases[i][0]
37        b = testCases[i][1]
38
39        #b = testCases[n] if n < n_casos_particulares else createAb()

```

```

40     print("TEST N°: ", i)
41     print("A =")
42     print(A)
43     print("b =")
44     print(b)
45
46     x = leastsq(A, b.T)
47
48     if x.size == 0:
49         (m,n) = A.shape
50         (o,p) = b.shape
51         if m < n or np.linalg.matrix_rank(A) < n or m != o or p != 1:
52             print("ISSUE DETECTED. PASSED \n")
53             passed +=1
54         else:
55             print("ISSUE NOT DETECTED. FAILED \n")
56             failed += 1
57     else:
58         print("x =")
59         print(x)
60         x_prime = np.linalg.lstsq(A,b.T, rcond=None)
61         print("x_prime =")
62         print(x_prime[0])
63         diff = np.linalg.norm(x - x_prime[0])
64
65         if diff < eps:
66             print("norm(x-x_prime) < eps. PASSED \n")
67             passed +=1
68         else:
69             print("norm(x-x_prime) >= eps. FAILED \n")
70             failed +=1
71
72     print("CASES: ", len(testCases))
73     print("PASS: ", passed)
74     print("FAIL: ", failed)

```

3. Función sonido()

En el siguiente ejercicio se trabaja con el archivo `sonido.txt` el cual contiene 2 columnas. La primera son los valores de t y la segunda son los valores de y . Estas 2 variables corresponden a la siguiente ecuación:

$$y = \sum_{k=1}^3 [a_k \cos(1000k\pi t) + b_k \sin(1000k\pi t)] \quad (1)$$

Se busca hallar los valores ajustados a_1 , a_2 , a_3 , b_1 , b_2 y b_3 de la ecuación y el error del ajuste utilizando la función `leastsq()` que se hizo para el ejercicio 1. Por lo que se definio las siguientes matrices:

$$A = \begin{pmatrix} \cos(1000\pi t_0) & \sin(1000\pi t_0) & \cos(2000\pi t_0) & \sin(2000\pi t_0) & \cos(3000\pi t_0) & \sin(3000\pi t_0) \\ \cos(1000\pi t_1) & \sin(1000\pi t_1) & \cos(2000\pi t_1) & \sin(2000\pi t_1) & \cos(3000\pi t_1) & \sin(3000\pi t_1) \\ \cos(1000\pi t_2) & \sin(1000\pi t_2) & \cos(2000\pi t_2) & \sin(2000\pi t_2) & \cos(3000\pi t_2) & \sin(3000\pi t_2) \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot & \cdot \end{pmatrix}$$

$$\bar{x} = \begin{pmatrix} a_1 \\ b_1 \\ a_2 \\ b_2 \\ a_3 \\ b_3 \end{pmatrix}$$

$$\bar{b} = \begin{pmatrix} y_0 \\ y_1 \\ y_2 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \end{pmatrix}$$

Los valores de t_i e y_i van de 0 a 440999. Para obtener estas matrices, se implemento el siguiente codigo:

Código 3: Función sonido()

```

1 import pandas as pd
2 # Funcion sonido()
3 # Toma los datos del archivo sound.txt y los evalua en las funciones coseno y seno,
4 # obteniendo asi la matriz A y b
5 # Hace llamado a la funcion leastsq(A,b) y les envia la matriz A y b
6 # Devuelve la xsol y el error
7 def sonido():
8     df = pd.read_csv('.\TP2\sound.txt',header=None,names=['ti','yi'],dtype={'ti':np.float64,'yi':np.
9         ↪ float64},sep=' ')
10     ti = np.array(df['ti'].tolist())
11     b = np.array(df['yi'].tolist()).T
12
13     A = np.zeros((441000, 6))
14
15     for i in range(len(ti)):
16         count = 0
17         if count<6:
18             row = []
19             row.append(np.cos(1000*np.pi*ti[i]))
20             row.append(np.sin(1000*np.pi*ti[i]))

```

```
21     row.append(np.sin(2000*np.pi*ti[i]))
22     row.append(np.cos(3000*np.pi*ti[i]))
23     row.append(np.sin(3000*np.pi*ti[i]))
24     A[i] = row
25     count+=1
26
27     xsol = leastsq(A, b)
28     error = np.matmul(A,xsol) - b
29
30     return xsol, error
```