

reconciliador

August 2, 2020

0.1 Aulas 10 e 11 - Reconciliação de Dados

Aluno: Vitor Barbosa

Teoria: Multiplicadores de Lagrange Seja uma função $f = f(x, y, z)$ sujeita à restrição $g = g(x, y, z) = k, k \in \mathbb{R}$. Definimos a Lagrangiana ou função auxiliar $J(x, y, z, \lambda) = f - \lambda g$.

Desejamos encontrar pontos estacionários da Lagrangiana (máximos ou mínimos), o que ocorre quando o gradiente desaparece:

$$\nabla(f - \lambda g) = 0 \iff \nabla f = \lambda \nabla g$$

Interpretação: O gradiente de uma isosuperfície (uma função da forma $h(x, y, z) = k$) representa seu vetor normal, e para que f e g se toquem (sejam tangentes), seus vetores normais precisam ser paralelos, ou seja, isso garante que a restrição será satisfeita.

No nosso caso, f é uma função custo comumente encontrada no problema dos Mínimos Quadrados Ponderados (*Weighted Least Squares*):

$$f(x_i, \hat{x}_i) = \sum_{i=1}^N \frac{(x_i - \hat{x}_i)^2}{\sigma_i^2}$$

Aqui, \hat{x}_i são os valores reconciliados que desejamos obter e σ_i^2 são as variâncias das medições.

A restrição g é a Equação da Continuidade para o fluxo incompressível (Balanço de Massa).

Passando para forma matricial, temos:

$$f(\hat{X}) = (X - \hat{X})^T V^{-1} (X - \hat{X})$$

V é a matriz de covariância. Para variáveis independentes, ela é uma matriz diagonal com as variâncias das medidas na diagonal principal. X é o vetor com as medidas da planta. A restrição é o balanço de massas reescrito na forma matricial, com a Matriz de Incidência A . Para m restrições (nós) e n variáveis (sensores), temos m linhas e n colunas.

$$g(\hat{X}) = A\hat{X} = 0$$

A função auxiliar será:

$$J(\hat{X}, \lambda) = (X - \hat{X})^T V^{-1} (X - \hat{X}) - 2\lambda^T A\hat{X}$$

Note que há um $2\lambda^T$ na equação em vez de λ^T . Creio que isso foi feito para simplificar

$$\frac{\partial(Y^T B Y)}{\partial Y} = 2BY$$

Uma vez que λ_i é um multiplicador arbitrário, não há problema nisso.

Após as devidas manipulações, temos:

$$\hat{X} = X - V A^T (A V A^T)^{-1} A X$$

Vista a teoria, vamos implementar o código.

```
[1]: #Exercício 2
#Reconciliando o sistema com 2 nós proposto nos slides do professor
from numpy import zeros, transpose
from numpy.linalg import inv,qr
X = [161,79,80,20,63]
V = zeros((5,5))
V[0,0] = 0.05*X[0]
V[1,1] = 0.01*X[1]
V[2,2] = 0.01*X[2]
V[3,3] = 0.10*X[3]
V[4,4] = 0.05*X[4]
#Multiplicação elemento-a-elemento para transformar desvio padrão em variância
V = V*V;
#X1-X2-X3 = X3-X4-X5 = 0
A = [[1,-1,-1,0,0],[0,0,1,-1,-1]]
Xhat = X-V@transpose(A)@inv(A@V@transpose(A))@A@X
Xhat
```

```
[1]: array([159.16680979,  79.01765509,  80.14915469,  19.18093868,
          60.96821601])
```

```
[2]: #Exercício 3 - Sistema com 15 nós
from numpy import zeros, transpose,linspace, ones
from numpy.linalg import inv,qr
from random import gauss
from matplotlib import pyplot as plt

#Só pra deixar os gráficos maiores
%matplotlib inline
plt.rcParams['figure.figsize'] = [15, 10]

#Mapa do sistema com 15 nós
#a) Todos nós mensuráveis
''' Mapa do sistema. Cada "o" é um nó, cada "f" é um fluxo
f0-o0-f1-o1-f6-o2-f11-o3-f15-o4-f16
|-f2-o5-f7--/
|-f3-o6-f8-----o7-f12-o8-f17-o9-f18
```

```

|-f4-o10-f9---/
\ -f5-o11-f10-o12-f13-o13-f14-o14-f19
'''
#Médias dos fluxos em m3/s
f = zeros(20)
s = zeros(20)
f[0] = 1000
f[1] = 200; f[2] = 202; f[3] = 198; f[4] = 195; f[5] = 205
f[6] = 203; f[7] = 204; f[8] = 201; f[9] = 192; f[10] = 209
f[11] = 400; f[12] = 399; f[13] = 203; f[14] = 210; f[16] = 403
f[15] = 405; f[17] = 395; f[18] = 397; f[19] = 206
#Desvios padrões normalizados
s[0] = 0.01; s[1] = 0.01; s[2] = 0.02; s[3] = 0.03; s[4] = 0.04; s[5] = 0.05;
→ s[6] = 0.06
s[7] = 0.06; s[8] = 0.05; s[9] = 0.04; s[10] = 0.01; s[11] = 0.02; s[12] = 0.07;
→ s[13] = 0.04; s[14] = 0.05
s[15] = 0.02; s[16] = 0.03; s[17] = 0.04; s[18] = 0.06; s[19] = 0.08
#Pré-allocando memória para 500 medidas
X = zeros((20,500))
for i in range(500):
    for j in range(20):
        X[j,i] = gauss(f[j],s[j]*f[j])
#Plotando a distribuição de valores graficamente
n = linspace(0,500,500)
plt.subplots_adjust(top=1.4,bottom=0.1)
for i in range(20):
    plt.subplot(5,4,i+1)
    plt.hist(X[i,:],bins=50)
    plt.xlabel("Fluxo %2d"%(i))
    #plt.plot(n,X[i,:]) # plota valores diretamente

# Calculando valores das medidas
#Média
mu = zeros(20)
#Desvio padrão = Precisão
sigma = zeros(20)
#Bias
bias = zeros(20)

for i in range(500):
    for j in range(20): mu[j] = mu[j]+X[j,i]
mu = mu/500
for i in range(500):
    for j in range(20): sigma[j] = sigma[j] + (X[j,i]- mu[j])**2
sigma = (sigma/500)**0.5
bias = mu-f

```

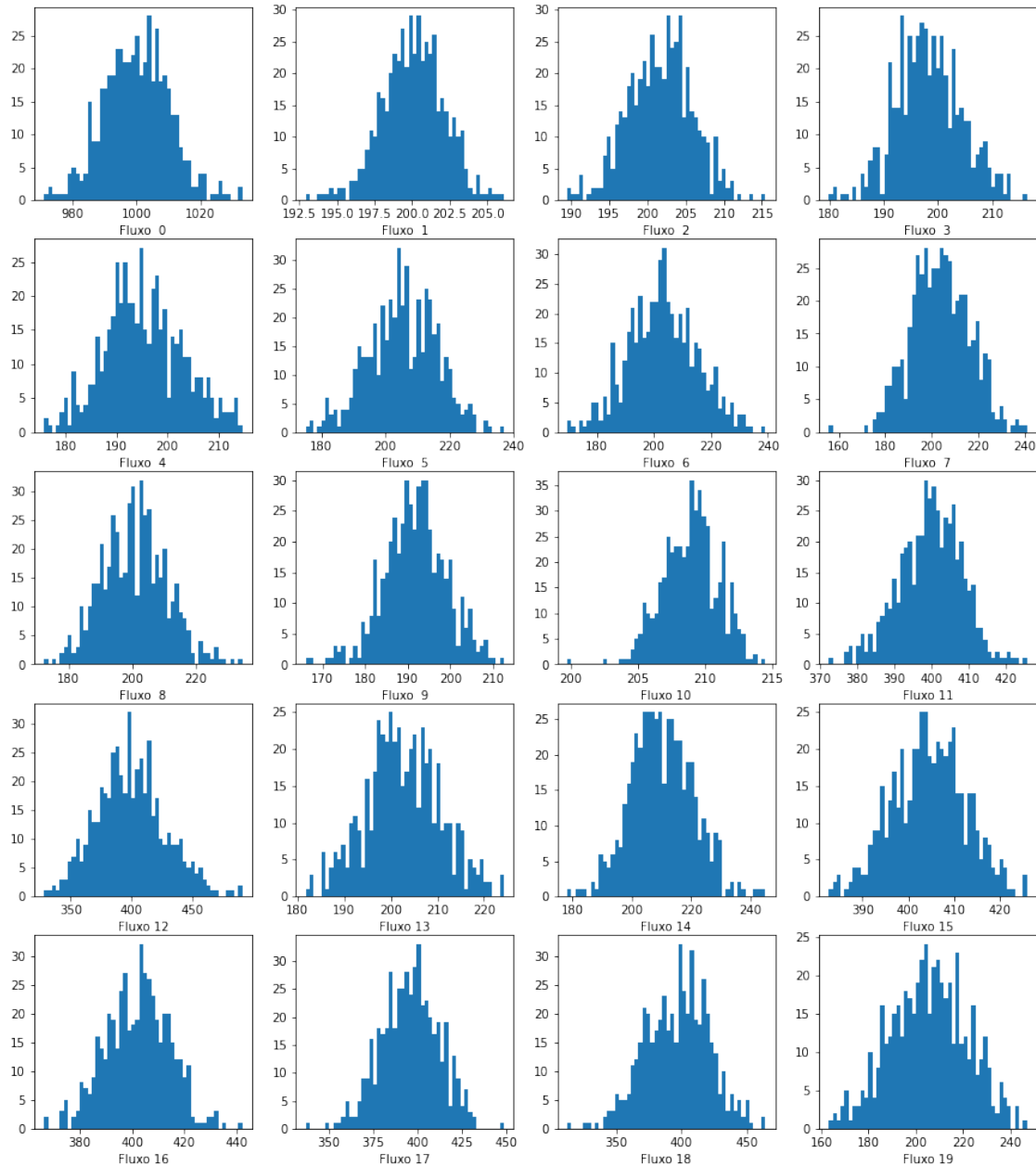
```

#Incerteza = erro padrão = sigma/sqrt(N)
incert = (sigma/500)**0.5

for i in range(20):
    print("Sensor %2d - mu=%7.2f sigma=%6.2f Incert=%2.2f Bias=%5.
↪2f"%(i,mu[i],sigma[i],incert[i],bias[i]))
    #print("Sensor %2d - \u03BC=%7.2f \u03c3=%6.2f Incert=%2.2f Bias=%5.
↪2f"%(i,mu[i],sigma[i],incert[i],bias[i]))

```

Sensor	0	- mu=	999.98	sigma=	10.13	Incert=	0.14	Bias=	-0.02
Sensor	1	- mu=	200.06	sigma=	2.05	Incert=	0.06	Bias=	0.06
Sensor	2	- mu=	201.67	sigma=	4.19	Incert=	0.09	Bias=	-0.33
Sensor	3	- mu=	198.30	sigma=	6.06	Incert=	0.11	Bias=	0.30
Sensor	4	- mu=	195.37	sigma=	7.65	Incert=	0.12	Bias=	0.37
Sensor	5	- mu=	205.35	sigma=	10.61	Incert=	0.15	Bias=	0.35
Sensor	6	- mu=	203.10	sigma=	12.06	Incert=	0.16	Bias=	0.10
Sensor	7	- mu=	203.81	sigma=	12.59	Incert=	0.16	Bias=	-0.19
Sensor	8	- mu=	200.56	sigma=	10.11	Incert=	0.14	Bias=	-0.44
Sensor	9	- mu=	191.77	sigma=	7.27	Incert=	0.12	Bias=	-0.23
Sensor	10	- mu=	208.95	sigma=	2.05	Incert=	0.06	Bias=	-0.05
Sensor	11	- mu=	399.74	sigma=	8.41	Incert=	0.13	Bias=	-0.26
Sensor	12	- mu=	399.23	sigma=	28.17	Incert=	0.24	Bias=	0.23
Sensor	13	- mu=	202.65	sigma=	7.94	Incert=	0.13	Bias=	-0.35
Sensor	14	- mu=	210.14	sigma=	10.36	Incert=	0.14	Bias=	0.14
Sensor	15	- mu=	404.49	sigma=	8.00	Incert=	0.13	Bias=	-0.51
Sensor	16	- mu=	402.15	sigma=	12.15	Incert=	0.16	Bias=	-0.85
Sensor	17	- mu=	395.60	sigma=	16.18	Incert=	0.18	Bias=	0.60
Sensor	18	- mu=	396.73	sigma=	24.34	Incert=	0.22	Bias=	-0.27
Sensor	19	- mu=	205.50	sigma=	16.13	Incert=	0.18	Bias=	-0.50



```
[30]: #Reconciliação de Dados
from numpy import diag, append
# As matrizes:
#V é matriz de covariância diagonal, quadrada, com a dimensão do número de
↪ sensores
V = diag(sigma*sigma)
# A matriz das restrições vamos tirar do mapa:
''' Mapa do sistema. Cada "o" é um nó, cada "f" é um fluxo
f0-o0-f1-o1-f6-o2-f11-o3-f15-o4-f16
```

```

|-f2-o5-f7--/
|-f3-o6-f8-----o7-f12-o8-f17-o9-f18
|-f4-o10-f9---/
\ -f5-o11-f10-o12-f13-o13-f14-o14-f19
'''
#Temos A com 15 linhas(restrições) e 20 colunas(variáveis)
#A pode ser obtida diretamente analisando os balanços de massa nos nós
# Vamos percorrer os nós linha a linha, da esquerda para a direita
nRest = 15;
nFlux = 20;
A = zeros((nRest,nFlux))
#Rest 0
A[0,0] = 1;A[0,1:6] = -1
#Rest 1
A[1,1] = 1;A[1,6] = -1
#Rest 2
A[2,6] = 1;A[2,7]=1;A[2,11] = -1
#Demais restrições
A[3,11]=1;A[3,15]=-1
A[4,15]=1;A[4,16]=-1
A[5,2]=1;A[5,7]=-1
A[6,3]=1;A[6,8]=-1
A[7,8]=1;A[7,9]=1;A[7,12]=-1
A[8,12]=1;A[8,17]=-1
A[9,17]=1;A[9,18]=-1
A[10,4]=1;A[10,9]=-1
A[11,5]=1;A[11,10]=-1
A[12,10]=1;A[12,13]=-1
A[13,13]=1;A[13,14]=-1
A[14,14]=1;A[14,19]=-1

X1 = mu

# A matriz de dados reconciliados
Xhat = X1-V@transpose(A)@inv(A@V@transpose(A))@A@X1

print("\nMatrizes Geradas-----\n")
print("A matriz de covariância V:\n")
print(V)
print("\nMatriz de medidas X1:\n")
print(X1)
print("\nA Matriz de restrições A:\n")
print(A)
print("\n-----\n")

print("\nOs fluxos reconciliados:\n")

```

```
print(Xhat)
```

Matrizes Geradas-----

A matriz de covariância V:

```
[[102.60790425  0.          0.          0.          0.
  0.          0.          0.          0.          0.
  0.          0.          0.          0.          0.
  0.          0.          0.          0.          0.          ]
 [ 0.          4.19985415  0.          0.          0.
  0.          0.          0.          0.          0.
  0.          0.          0.          0.          0.
  0.          0.          0.          0.          0.          ]
 [ 0.          0.          17.57493865  0.          0.
  0.          0.          0.          0.          0.
  0.          0.          0.          0.          0.
  0.          0.          0.          0.          0.          ]
 [ 0.          0.          0.          36.77545451  0.
  0.          0.          0.          0.          0.
  0.          0.          0.          0.          0.
  0.          0.          0.          0.          0.          ]
 [ 0.          0.          0.          0.          58.45619424
  0.          0.          0.          0.          0.
  0.          0.          0.          0.          0.
  0.          0.          0.          0.          0.          ]
 [ 0.          0.          0.          0.          0.
 112.61893251  0.          0.          0.          0.
 0.          0.          0.          0.          0.
 0.          0.          0.          0.          0.          ]
 [ 0.          0.          0.          0.          0.
 0.          145.36557111  0.          0.          0.
 0.          0.          0.          0.          0.
 0.          0.          0.          0.          0.          ]
 [ 0.          0.          0.          0.          0.
 0.          0.          158.5112549  0.          0.
 0.          0.          0.          0.          0.
 0.          0.          0.          0.          0.          ]
 [ 0.          0.          0.          0.          0.
 0.          0.          0.          102.30275102  0.
 0.          0.          0.          0.          0.
 0.          0.          0.          0.          0.          ]
 [ 0.          0.          0.          0.          0.
 0.          0.          0.          0.          52.83170658
 0.          0.          0.          0.          0.
 0.          0.          0.          0.          0.          ]
```

```

[ 0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.
  4.18234032 0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.      ]
[ 0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.
  0.      70.75648163 0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.      ]
[ 0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      793.28138694 0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.      ]
[ 0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      63.12289211 0.
  0.      0.      0.      0.      0.      ]
[ 0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      107.25584259
  0.      0.      0.      0.      0.      ]
[ 0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.
  64.04557929 0.      0.      0.      0.      ]
[ 0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.
  0.      147.57411359 0.      0.      0.      ]
[ 0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      261.94741234 0.      0.      ]
[ 0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      592.2288072 0.      ]
[ 0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      0.
  0.      0.      0.      0.      260.22231692]]

```

Matriz de medidas X1:

```

[999.98068317 200.06446321 201.66529692 198.30495248 195.36861487
 205.3455356 203.09509339 203.80963746 200.56319438 191.77421124
 208.94655554 399.737448 399.22761704 202.64618889 210.14457352
 404.49397929 402.15277209 395.59594308 396.73132428 205.49782709]

```


A Matriz de restrições A:

```
[ [ 1. -1. -1. -1. -1. -1.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.
    0.  0.]
  [ 0.  1.  0.  0.  0.  0. -1.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.
    0.  0.]
  [ 0.  0.  0.  0.  0.  0.  1.  1.  0.  0.  0. -1.  0.  0.  0.  0.  0.  0.
    0.  0.]
  [ 0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  1.  0.  0.  0. -1.  0.  0.
    0.  0.]
  [ 0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  1. -1.  0.
    0.  0.]
  [ 0.  0.  1.  0.  0.  0.  0. -1.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.
    0.  0.]
  [ 0.  0.  0.  1.  0.  0.  0.  0. -1.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.
    0.  0.]
  [ 0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  1.  1.  0.  0. -1.  0.  0.  0.  0.  0.  0.
    0.  0.]
  [ 0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  1.  0.  0.  0.  0.  0. -1.
    0.  0.]
  [ 0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  1.
   -1.  0.]
  [ 0.  0.  0.  0.  1.  0.  0.  0.  0. -1.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.
    0.  0.]
  [ 0.  0.  0.  0.  0.  1.  0.  0.  0.  0. -1.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.
    0.  0.]
  [ 0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  1.  0.  0. -1.  0.  0.  0.  0.
    0.  0.]
  [ 0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  1. -1.  0.  0.  0.
    0.  0.]
  [ 0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  0.  1.  0.  0.  0.
    0. -1.]]
```

Os fluxos reconciliados:

```
[1002.64999479  200.10448761  201.70461089  198.94596501  193.52559938
 208.3693319   200.10448761  201.70461089  198.94596501  193.52559938
 208.3693319   401.8090985   392.47156439  208.3693319   208.3693319
 401.8090985   401.8090985   392.47156439  392.47156439  208.3693319 ]
```

```
[14]: # Parte 2 - Excluir 5 fluxos
      # Os fluxos excluídos: 19,18,17,16,15
      # Vamos remover os fluxos não mensuráveis
      fexcl = [15,16,17,18,19]
```

```

fmens = [0,1,2,3,4,5,6,7,8,9,10,11,12,13,14]
nExcl = len(fexcl);
nMens = len(fmens);
#Fluxos medidos
Ay = zeros((nRest,nMens))
#Fluxos só observados (não medidos)
Az = zeros((nRest,nExcl))

i = 0; k = 0
for j in range(nFlux):
    if(j not in fexcl): #Se o fluxo não deve ser excluído
        Ay[:,i] = A[:,j] #Copia a restrição da coluna do fluxo da matriz A para
        ↪ a matriz Ay
        i=i+1
    else:
        Az[:,k] = A[:,j] #Copia a restrição da coluna do fluxo para a matriz Az
        k=k+1

```

O problema de otimização agora estará sujeito a

$$A_y \hat{Y} + A_z \hat{Z} = 0$$

Sendo A_y a matriz de restrições com os fluxos mensuráveis e A_z a matriz com os fluxos não mensuráveis, mas observáveis.

Precisamos eliminar A_z , o que faremos usando a matriz de projeção P tal que $PA_z = 0$.

A matriz PA_y tem a forma de um vetor que só possui elementos não nulos para os fluxos redundantes correspondentes.

Definiremos a matriz

$$A' \quad | \quad A'_i = (PA_y)_i \quad \forall \quad (PA_y)_i \neq 0$$

Temos então:

$$\hat{Y} = Y - V(A')^T [(A')V(A')^T]^{-1} A'Y$$

[29]: #Vamos encontrar a matriz de projeção P por fatorização QR:

```

q,r = qr(Az,mode='complete')

P = q[:,-1] # ultima coluna de q é a matriz de projeção

#O vetor PAy indica os fluxos não redundantes
# Se um elemento é nulo, quer dizer que o fluxo não é redundante e não pode ser
↪ reconciliado

#PAy tem o comprimento igual ao numero de fluxos mensuráveis
print("A matriz PAy indica os fluxos redundantes: \n")
PAy = P@Ay
print(PAy)
print("\n")

```

```

nRedundant=0

for i in range(nMens):
    if(PAy[i]!=0): #Se o fluxo é redundante, pode-se reconciliá-lo, outros
        → fluxos podem ajudar
        nRedundant+=1
        print("A medida %2d é redundante" %i)
    else:
        print("A medida %2d não é redundante" %i)

#Alocando memória
#Matriz de variância
V=zeros((nRedundant,nRedundant))
#Matriz de medidas dos fluxos redundantes
Y=zeros((nRedundant,1))
#Matriz de restrições, é a matriz A'
A_=zeros((1,nRedundant))
#Matriz com todos os fluxos mensuráveis, após a reconciliação
Yfull=zeros((nMens,1))

n = 0
for i in range(nMens):
    if(PAy[i]!=0):#Se o fluxo é redundante
        Y[n,:] = mu[fmens[i]]#Só incluir as medidas redundantes
        V[n,n] = sigma[fmens[i]]*sigma[fmens[i]]
        A_[0,n] = PAy[i] #Construindo a matriz A' segundo sua definição
        n += 1
    else:
        #Se o fluxo não é redundante, já copiamos ele direto pra matriz final
        #Pois ele não será reconciliado
        Yfull[i,:] = mu[fmens[i]]

# Reconciliando
Yhat = Y-V@transpose(A_)@inv(A_@V@transpose(A_))@A_@Y

n = 0
for i in range(nMens):
    if(Yfull[i]==0):
        Yfull[i] = Yhat[n] # Colocando os fluxos reconciliados na matriz final
        n = n+1
#Finalmente, reconciliamos os fluxos observáveis, mas não medidos (os excluídos)
Zhat = -inv(transpose(Az)@Az)@transpose(Az)@(Ay@Yfull)

print("\nMatrizes dos Fluxos Redundantes-----\n")
print("A matriz de covariância V:\n")
print(V)

```

```

print("\nMatriz de medidas Y:\n")
print(Y)
print("\nA Matriz de restrições A':\n")
print(A_)
print("\n-----\n")

print("\nOs fluxos mensuráveis:\n")
for n in range(nMens): print("Fluxo %2d -> %3.3f" %(fmens[n],Yfull[n]))

print("\nOs fluxos observáveis, mas excluídos (não mensuráveis):\n")
for n in range(nExcl): print("Fluxo %2d -> %3.3f" %(fexcl[n],Zhat[n]))

```

A matriz PAY indica os fluxos redundantes:

```

[-7.07106781e-01  1.41421356e+00  7.07106781e-01  7.07106781e-01
 7.07106781e-01  7.07106781e-01 -7.07106781e-01  0.00000000e+00
 0.00000000e+00  0.00000000e+00  0.00000000e+00 -5.55111512e-17
 0.00000000e+00  0.00000000e+00  0.00000000e+00]

```

```

A medida 0 é redundante
A medida 1 é redundante
A medida 2 é redundante
A medida 3 é redundante
A medida 4 é redundante
A medida 5 é redundante
A medida 6 é redundante
A medida 7 não é redundante
A medida 8 não é redundante
A medida 9 não é redundante
A medida 10 não é redundante
A medida 11 é redundante
A medida 12 não é redundante
A medida 13 não é redundante
A medida 14 não é redundante

```

Matrizes dos Fluxos Redundantes-----

A matriz de covariância V:

```

[[102.60790425  0.          0.          0.          0.
  0.          0.          0.          ]
 [ 0.          4.19985415  0.          0.          0.
  0.          0.          0.          ]
 [ 0.          0.          17.57493865  0.          0.
  0.          0.          0.          ]
 [ 0.          0.          0.          36.77545451  0.

```

```

    0.      0.      0.      ]
[ 0.      0.      0.      0.      58.45619424
    0.      0.      0.      ]
[ 0.      0.      0.      0.      0.
112.61893251 0.      0.      ]
[ 0.      0.      0.      0.      0.
    0.      145.36557111 0.      ]
[ 0.      0.      0.      0.      0.
    0.      0.      70.75648163]]

```

Matriz de medidas Y:

```

[[999.98068317]
 [200.06446321]
 [201.66529692]
 [198.30495248]
 [195.36861487]
 [205.3455356 ]
 [203.09509339]
 [399.737448  ]]

```

A Matriz de restrições A':

```

[[-7.07106781e-01  1.41421356e+00  7.07106781e-01  7.07106781e-01
  7.07106781e-01  7.07106781e-01 -7.07106781e-01 -5.55111512e-17]]

```

Os fluxos mensuráveis:

```

Fluxo 0 -> 999.507
Fluxo 1 -> 200.103
Fluxo 2 -> 201.746
Fluxo 3 -> 198.475
Fluxo 4 -> 195.638
Fluxo 5 -> 205.865
Fluxo 6 -> 202.424
Fluxo 7 -> 203.810
Fluxo 8 -> 200.563
Fluxo 9 -> 191.774
Fluxo 10 -> 208.947
Fluxo 11 -> 399.737
Fluxo 12 -> 399.228
Fluxo 13 -> 202.646
Fluxo 14 -> 210.145

```

Os fluxos observáveis, mas excluídos (não mensuráveis):

Fluxo 15 -> 399.737
Fluxo 16 -> 399.737
Fluxo 17 -> 399.228
Fluxo 18 -> 399.228
Fluxo 19 -> 210.145

Fontes:

https://en.wikipedia.org/wiki/Lagrange_multiplier <https://tutorial.math.lamar.edu/classes/calciiii/lagrangemulti>
https://en.wikipedia.org/wiki/Continuity_equation https://en.wikipedia.org/wiki/Weighted_least_squares
http://www.gatsby.ucl.ac.uk/teaching/courses/sntn/sntn-2017/resources/Matrix_derivatives_cribsheet.pdf
<https://www2.southeastern.edu/Academics/Faculty/rallain/plab194/error.html>