```
#FORMULACIÓ ORIGINAL
```

```
# LLIBRERIES
import numpy as np
from mpmath import mp # per tenir més decimals
mp.dps = 50
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
from scipy.sparse import csc_matrix, coo_matrix
from scipy.sparse import lil matrix, diags, hstack, vstack
from scipy.sparse.linalg import spsolve, factorized
np.set printoptions(linewidth=2000, edgeitems=1000, suppress=True)
pd.set_option('display.max_rows', 5000)
pd.set option('display.max columns', 1000)
pd.set option('display.width', 2000)
pd.set_option("display.precision", 5)
# FI LLIBRERIES
# DEFINICIÓ D'OBJECTES INICIALS
df top = pd.read excel('IEEE14.xlsx', sheet name='Topologia') # dades de la topologia
df_bus = pd.read_excel('IEEE14.xlsx', sheet_name='Busos') # dades dels busos
n = df_bus.shape[0] # nombre de busos, inclou l'oscil·lant
nl = df_top.shape[0] # nombre de línies
A = np.zeros((n, nl), dtype=int) # matriu d'incidència, formada per 1, -1 i 0
L = np.zeros((nl, nl), dtype=complex) # matriu amb les branques
np.fill_diagonal(L, [1 / (df_top.iloc[i, 2] + df_top.iloc[i, 3] * 1j) for i in range(nl)])
A[df_top.iloc[range(nl), 0], range(nl)] = 1
A[df_{top.iloc}[range(nl), 1], range(nl)] = -1
Yseries = np.dot(np.dot(A, L), np.transpose(A)) # matriu de les branques sèrie, es reduirà
Yseries_slack = np.zeros((n, n), dtype=complex)
Yseries_slack[:, :] = Yseries[:, :] # també contindrà les admitàncies amb el bus oscil·lant
Ytap = np.zeros((n, n), dtype=complex) # agrupa les asimetries
for i in range(nl): # emplenar matriu quan hi ha trafo de relació variable
    tap = df top.iloc[i, 5]
    ang_tap = df_top.iloc[i, 6]
    tap = abs(tap) * np.cos(ang_tap) + abs(tap) * np.sin(ang_tap) * 1j
    if tap != 1 or ang tap != 0:
        Ytap[df_top.iloc[i, 0], df_top.iloc[i, 0]] += 1 / (df_top.iloc[i, 2] + df_top.iloc[i, 3] * 1j) / (df_top.iloc[i, 3] * 1j)
                                                           (tap * np.conj(tap)) - 1 / (
                                                                   df_top.iloc[i, 2] + df_top.iloc[i, 3] * 1j)
        Ytap[df_top.iloc[i, 1], df_top.iloc[i, 1]] += 1 / (df_top.iloc[i, 2] + df_top.iloc[i, 3] * 1j) \setminus
                                                           - 1 / (df_top.iloc[i, 2] + df_top.iloc[i, 3] * 1j)
        Ytap[df_top.iloc[i, 0], df_top.iloc[i, 1]] += - 1 / (df_top.iloc[i, 2] + df_top.iloc[i, 3] * 1j) / \
                                                           (np.coni(tap)) + 1 / (
                                                                   df_top.iloc[i, 2] + df_top.iloc[i, 3] * 1j)
        Ytap[df_top.iloc[i, 1], df_top.iloc[i, 0]] += - 1 / (df_top.iloc[i, 2] + df_top.iloc[i, 3] * 1j) / \
                                                           (tap) + 1/(
                                                                   df_top.iloc[i, 2] + df_top.iloc[i, 3] * 1j)
vec Pi = np.zeros(n, dtype=float) # dades de potència activa
vec_Qi = np.zeros(n, dtype=float) # dades de potència reactiva
vec Vi = np.zeros(n, dtype=float) # dades de tensió
vec_Wi = np.zeros(n, dtype=float) # tensió al quadrat
pq = [] # indexs dels busos PQ
pv = [] # indexs dels busos PV
sl = [] # índexs dels busos oscil·lants
vec Pi[:] = np.nan_to_num(df_bus.iloc[:, 1]) # emplenar el vector de números
vec_Qi[:] = np.nan_to_num(df_bus.iloc[:, 2])
vec Vi[:] = np.nan to num(df bus.iloc[:, 3])
V_sI = [] # tensions dels oscil·lants
```

```
for i in range(n): # cerca per a guardar els índexs
  if df_bus.iloc[i, 5] == 'PQ':
     pq.append(i)
  elif df_bus.iloc[i, 5] == 'PV':
     pv.append(i)
  elif df_bus.iloc[i, 5] == 'Slack':
     sl.append(i)
     V_sl.append(df_bus.iloc[i, 3] * (np.cos(df_bus.iloc[i, 4]) + np.sin(df_bus.iloc[i, 4]) * 1j))
pq = np.array(pq) # indexs en forma de vector
pv = np.array(pv)
sl = np.array(sl)
npg = len(pg) # nombre de busos PQ
npv = len(pv) # nombre de busos PV
nsl = len(sl) # nombre de busos oscil·lants
npqpv = npq + npv # nombre de busos incògnita
pqpv_x = np.sort(np.r_[pq, pv]) # ordenar els vectors amb incògnites
pqpv = []
[pqpv.append(int(pqpv_x[i])) for i in range(len(pqpv_x))] # convertir els índexs a enters
pq x = pq \# quardar els indexs originals
pv_x = pv
vec_P = vec_Pi[pqpv] # agafar la part del vector necessària
vec_Q = vec_Qi[pqpv]
vec_V = vec_Vi[pqpv]
factor carrega = 1.0 # factor de càrrega de les potències de tots els busos
vec P = factor carrega * vec P
vec Q = factor carrega * vec Q
Yshunts = np.zeros(n, dtype=complex) # admitàncies en paral·lel, degudes a les capacitats
for i in range(nl):
  if df_top.iloc[i, 5] == 1: # si la relació de transformació és unitària
     Yshunts[df_top.iloc[i, 0]] += df_top.iloc[i, 4] * 1j # es donen en forma d'admitàncies
     Yshunts[df_top.iloc[i, 1]] += df_top.iloc[i, 4] * 1j
  else:
     Yshunts[df top.iloc[i, 0]] += df top.iloc[i, 4] * 1j / (df top.iloc[i, 5] ** 2)
     Yshunts[df_top.iloc[i, 1]] += df_top.iloc[i, 4] * 1j
for i in range(n): # afegir les càrregues d'admitància constant
  Yshunts[df_bus.iloc[i, 0]] += df_bus.iloc[i, 6] * 1
  Yshunts[df_bus.iloc[i, 0]] += df_bus.iloc[i, 7] * 1j
Yshunts_slack = np.zeros(n, dtype=complex) # inclou els busos oscil·lants, no es redueix
Yshunts slack[:] = Yshunts[:]
df = pd.DataFrame(data=np.c [Yshunts, vec Pi, vec Qi, vec Vi], columns=['Ysh', 'P0', 'Q0', 'V0'])
print(df) # imprimir dades inicials
Yslack = Yseries slack[:, sl] # les columnes pertanyents als oscil·lants
# FI DEFINICIÓ OBJECTES INICIALS
# PREPARACIÓ DE LA IMPLEMENTACIÓ
prof = 60 # nombre de coeficients de les sèries
U = np.zeros((prof, npqpv), dtype=complex) # sèries de voltatges
U_re = np.zeros((prof, npqpv), dtype=float) # part real de voltatges
U_im = np.zeros((prof, npqpv), dtype=float) # part imaginària de voltatges
X = np.zeros((prof, npqpv), dtype=complex) # tensió inversa conjugada
X_re = np.zeros((prof, npqpv), dtype=float) # part real d'X
X_im = np.zeros((prof, npqpv), dtype=float) # part imaginària d'X
Q = np.zeros((prof, npqpv), dtype=complex) # sèries de potències reactives
W = vec_V * vec_V # mòdul de les tensions al quadrat
dim = 2 * npq + 3 * npv # nombre d'incògnites
```

```
Yseries = Yseries[np.ix_(pqpv, pqpv)] # reduir per a deixar de banda els oscil·lants
Ytaps = Ytap[np.ix_(pqpv, pqpv)] # reduir per a deixar de banda els oscil·lants
Ytapslack = Ytap[np.ix_(pqpv, sl)] # columnes de la matriu d'admitàncies asimètrica per als oscil·lants
G = np.real(Yseries) # part real de la matriu simètrica
B = np.imag(Yseries) # part imaginària de la matriu simètrica
Yshunts = Yshunts[pqpv] # reduir per a deixar de banda els slack
Yslack = Yslack[pqpv, :] # enllaç amb els busos PQ i PV
nsl compt = np.zeros(n, dtype=int) # nombre de busos oscil·lants trobats abans d'un bus
compt = 0
for i in range(n):
  if i in sl:
    compt += 1
  nsl_compt[i] = compt
if npq > 0:
  pq_ = pq - nsl_compt[pq]
else:
  pq_{-} = []
if npv > 0:
  pv_ = pv - nsl_compt[pv]
else:
  pv = []
if nsl > 0:
  sl_= sl - nsl_compt[sl]
pqpv_x = np.sort(np.r_[pq_, pv_]) # ordenar els nous índexs dels busos PQ i PV
pqpv_{-} = []
[pqpv_.append(int(pqpv_x[i])) for i in range(len(pqpv_x))] # convertir els índexs a enters
# FI PREPARACIÓ DE LA IMPLEMENTACIÓ
# TERMES [0]
U_re[0, pqpv_] = 1 # estat de referència
U_{im}[0, pqpv_] = 0
U[0, pqpv_] = U_re[0, pqpv_] + U_im[0, pqpv_] * 1j
X[0, pqpv] = 1 / np.conj(U[0, pqpv])
X_{re}[0, pqpv] = np.real(X[0, pqpv])
X_{im}[0, pqpv] = np.imag(X[0, pqpv])
Q[0, pv] = 0
# FI TERMES [0]
# TERMES [1]
range_pqpv = np.arange(npqpv) # tots els busos ordenats
valor = np.zeros(npqpv, dtype=complex)
prod = np.dot((Yslack[pqpv_, :]), V_sl[:]) # intensitat que injecten els oscil·lants
prod2 = np.dot((Ytaps[pqpv_, :]), U[0, :]) # itensitat amb la matriu asimètrica
valor[pq] = - prod[pq] \setminus
        + np.sum(Yslack[pq_, :], axis=1) \
        - Yshunts[pq_] * U[0, pq_] \
        + (vec_P[pq_] - vec_Q[pq_] * 1j) * X[0, pq_] \
        - prod2[pq_] \
        - np.sum(Ytapslack[pq_, :], axis=1)
valor[pv_] = - prod[pv_] \setminus
        + np.sum(Yslack[pv_, :], axis=1) \
        - Yshunts[pv_] * U[0, pv_] \
        + vec_P[pv_] * X[0, pv_] \
        - prod2[pv ] \
        - np.sum(Ytapslack[pv_, :], axis=1)
RHS = np.r_[valor.real, valor.imag, W[pv_] - 1] # vector de la dreta del sistema d'equacions
VRE = coo_matrix((2 * U_re[0, pv_], (np.arange(npv), pv_)), shape=(npv, npqpv)).tocsc() # matriu dispersa COO a compr.
VIM = coo_matrix((2 * U_im[0, pv_], (np.arange(npv), pv_)), shape=(npv, npqpv)).tocsc()
XIM = coo_matrix((-X_im[0, pv_], (pv_, np.arange(npv))), shape=(npqpv, npv)).tocsc()
```

```
XRE = coo_matrix((X_re[0, pv_], (pv_, np.arange(npv))), shape=(npqpv, npv)).tocsc()
BUIT = csc_matrix((npv, npv)) # matriu dispera comprimida
MATx = vstack((hstack((G, -B, XIM)),
         hstack((B. G. XRE)).
         hstack((VRE, VIM, BUIT))), format='csc')
MAT_LU = factorized(MATx.tocsc()) # matriu factoritzada, només cal fer-ho una vegada
LHS = MAT_LU(RHS) # vector amb les solucions
U_re[1, :] = LHS[:npqpv] # actualització de les incògnites
U_{im}[1, :] = LHS[npqpv:2 * npqpv]
Q[1, pv] = LHS[2 * npqpv:]
U[1, :] = U_re[1, :] + U_im[1, :] * 1j
X[1, :] = (-X[0, :] * np.conj(U[1, :])) / np.conj(U[0, :])
X_{re}[1, :] = X[1, :].real
X_{im}[1, :] = X[1, :].imag
# FI TERMES [1]
def convgx(q, x, i, cc): # convolució entre Q i X
  suma = 0
  for k in range(cc):
     suma += q[k, i] * x[cc - k, i]
  return suma
def convv(u, i, cc): # convolució entre U i U conjugada
  suma = 0
  for k in range(1, cc):
     suma += u[k, i] * np.conj(u[cc - k, i])
  return np.real(suma)
def convx(u, x, i, cc): # convolució entre U i X
  suma = 0
  for k in range(1, cc + 1):
     suma += np.conj(u[k, i]) * x[cc - k, i]
  return suma
# TERMES [2]
prod2 = np.dot((Ytaps[pqpv_, :]), U[1, :]) # intensitat amb l'asimètrica pels PQ i PV
prod3 = np.dot((Ytapslack[pqpv_, :]), V_sl[:]) # intensitat amb l'asimètrica pels oscil·lants
c = 2 # profunditat actual
valor[pq] = - Yshunts[pq] * U[c - 1, pq] 
        + (vec_P[pq_] - vec_Q[pq_] * 1j) * X[c - 1, pq_] \
        - prod2[pq_] \
        - np.sum(Ytapslack[pq_, :], axis=1) * (-1) \
        - prod3[pq_]
valor[pv_] = - Yshunts[pv_] * U[c - 1, pv_] \
        + vec_P[pv_] * X[c - 1, pv_] \
        - 1j * convqx(Q, X, pv_, c) \
        - prod2[pv_] \
        - np.sum(Ytapslack[pv_, :], axis=1) * (-1) \
        - prod3[pv_]
RHS = np.r_[valor.real, valor.imag, -convv(U, pv_, c)] # vector de la dreta del sistema d'equacions
LHS = MAT_LU(RHS) # vector amb les solucions
U_re[c, :] = LHS[:npqpv] # actualització d'incògnites
U_{im}[c, :] = LHS[npqpv:2 * npqpv]
Q[c, pv] = LHS[2 * npqpv:]
```

```
U[c, :] = U_re[c, :] + U_im[c, :] * 1i
X[c, :] = -convx(U, X, range\_pqpv, c) / np.conj(U[0, :])
X_{re[c, :]} = X[c, :].real
X_{im}[c, :] = X[c, :].imag
# FI TERMES [2]
# TERMES [c>=3]
for c in range(3, prof): # c és la profunditat actual
  prod2 = np.dot((Ytaps[pqpv_, :]), U[c - 1, :]) # intensitat amb l'asimètrica dels PQ i PV
  valor[pq_] = - Yshunts[pq_] * U[c - 1, pq_] \
          + (vec P[pq ] - vec Q[pq ] * 1j) * X[c - 1, pq ] \
          - prod2[pq_]
  valor[pv\_] = - \ Yshunts[pv\_] \ * \ U[c - 1, \ pv\_] \ \setminus 
          + vec_P[pv_] * X[c - 1, pv_] \
          - 1j * convqx(Q, X, pv_, c) \
          - prod2[pv_]
  RHS = np.r_[valor.real, valor.imag, -convv(U, pv_, c)] # vector de la dreta del sistema d'equacions
  LHS = MAT_LU(RHS) # vector amb les solucions
  U_re[c, :] = LHS[:npqpv] # actualització de les incògnites
  U_{im}[c, :] = LHS[npqpv:2 * npqpv]
  Q[c, pv] = LHS[2 * npqpv:]
  U[c, :] = U_re[c, :] + U_im[c, :] * 1i
  X[c, :] = -convx(U, X, range_pqpv, c) / np.conj(U[0, :])
  X_{re[c, :]} = X[c, :].real
  X_{im}[c, :] = X[c, :].imag
# FI TERMES [c>=3]
# RESULTATS
Pfi = np.zeros(n, dtype=complex) # potència activa final
Qfi = np.zeros(n, dtype=complex) # potència reactiva final
U_sum = np.zeros(n, dtype=complex) # tensió a partir la suma de coeficients
U_pa = np.zeros(n, dtype=complex) # tensió amb aproximants de Padé
U_th = np.zeros(n, dtype=complex) # tensió amb aproximants de Thévenin
U_ait = np.zeros(n, dtype=complex) # tensió amb Delta d'Aitken
U_shanks = np.zeros(n, dtype=complex) # tensió amb transformacions de Shanks
U_rho = np.zeros(n, dtype=complex) # tensió amb Rho de Wynn
U_eps = np.zeros(n, dtype=complex) # tensió amb Epsilon de Wynn
U theta = np.zeros(n, dtype=complex) # tensió amb Theta de Brezinski
U_eta = np.zeros(n, dtype=complex) # tensió amb Eta de Bauer
Q_eps = np.zeros(n, dtype=complex)
Q_ait = np.zeros(n, dtype=complex)
Q rho = np.zeros(n, dtype=complex)
Q_theta = np.zeros(n, dtype=complex)
Q_eta = np.zeros(n, dtype=complex)
Q_sum = np.zeros(n, dtype=complex)
Q_shanks = np.zeros(n, dtype=complex)
Sig_re = np.zeros(n, dtype=complex) # part real de sigma
Sig im = np.zeros(n, dtype=complex) # part imaginària de sigma
Ybus = Yseries slack + diags(Yshunts slack) + Ytap # matriu d'admitàncies total
from Funcions import pade4all, thevenin, Sigma, aitken, shanks, rho, epsilon, theta, eta # importar funcions
# SUMA
U_sum[pqpv] = np.sum(U[:, pqpv_], axis=0)
U_sum[sl] = V_sl
if npq > 0:
  Q_sum[pq] = vec_Q[pq_]
if npv > 0:
  Q_sum[pv] = np.sum(Q[:, pv_], axis=0)
```

```
# FI SUMA
# PADÉ
Upa = pade4all(prof, U[:, :], 1)
Qpa = pade4all(prof, Q[:, pv_], 1)
U_pa[sl] = V_sl
U_pa[pqpv] = Upa
Pfi[pqpv] = vec_P[pqpv_]
if npq > 0:
  Qfi[pq] = vec_Q[pq_]
if npv > 0:
  Qfi[pv] = Qpa
Pfi[sl] = np.nan
Qfi[sl] = np.nan
# FI PADÉ
limit = 6 # límit per a no utilitzar tots els coeficients
if limit > prof:
  limit = prof - 1
# SIGMA
Ux1 = np.copy(U)
Sig_re[pqpv] = np.real(Sigma(Ux1, X, prof - 1, V_sl))
Sig_im[pqpv] = np.imag(Sigma(Ux1, X, prof - 1, V_sl))
Sig_re[sl] = np.nan
Sig_im[sl] = np.nan
arrel = np.zeros(n, dtype=float) # discriminant
arrel[sl] = np.nan
arrel[pqpv] = 0.25 + np.abs(Sig_re[pqpv]) - np.abs(Sig_im[pqpv]) ** 2
# FI SIGMA
# THÉVENIN
Ux1 = np.copy(U)
for i in pq: # només pels busos PQ
  U_th[i] = thevenin(Ux1[:limit, i - nsl_compt[i]], X[:limit, i - nsl_compt[i]])
# FI THÉVENIN
# RECURRENTS
Ux = np.copy(U)
Qx = np.copy(Q)
for i in range(npqpv):
  U_ait[i] = aitken(Ux[:, i], limit)
  U_shanks[i] = shanks(Ux[:, i], limit)
  U_{rho[i]} = rho(Ux[:, i], limit)
  U_eps[i] = epsilon(Ux[:, i], limit)
  U_theta[i] = theta(Ux[:, i], limit)
  if i in pq_:
     Q_ait[i + nsl_compt[i]] = vec_Q[i]
     Q_shanks[i + nsl_compt[i]] = vec_Q[i]
     Q_rho[i + nsl_compt[i]] = vec_Q[i]
     Q eps[i + nsl compt[i]] = vec Q[i]
     Q_theta[i + nsl_compt[i]] = vec_Q[i]
  elif i in pv_:
     Q_ait[i + nsl_compt[i]] = aitken(Qx[:, i], limit)
     Q_shanks[i + nsl_compt[i]] = shanks(Qx[:, i], limit)
     Q_{rho[i + nsl\_compt[i]]} = rho(Qx[:, i], limit)
     Q_eps[i + nsl_compt[i]] = epsilon(Qx[:, i], limit)
     Q_theta[i + nsl_compt[i]] = theta(Qx[:, i], limit)
U_{ait[pqpv]} = U_{ait[pqpv]}
U_ait[sl] = V_sl
Q_{ait[sl]} = np.nan
U_shanks[pqpv] = U_shanks[pqpv_]
```

```
U_shanks[sl] = V_sl
Q_{shanks[sl]} = np.nan
U_{rho}[pqpv] = U_{rho}[pqpv]
U_{rho[sl]} = V_{sl}
Q_{rho[sl]} = np.nan
U_eps[pqpv] = U_eps[pqpv_]
U eps[sl] = V sl
Q_{eps[sl]} = np.nan
U_theta[pqpv] = U_theta[pqpv_]
U_{theta[sl]} = V_{sl}
Q_theta[sl] = np.nan
# FI RECURRENTS
# ERRORS
S_out_sum = np.asarray(U_sum) * np.conj(np.asarray(np.dot(Ybus, U_sum)))
S_{in}_sum = (Pfi[:] + 1j * Q_sum[:])
error_sum = S_in_sum - S_out_sum
S_out = np.asarray(U_pa) * np.conj(np.asarray(np.dot(Ybus, U_pa)))
S_{in} = (Pfi[:] + 1j * Qfi[:])
error = S_in - S_out # error final de potències amb Padé
S_out_ait = np.asarray(U_ait) * np.conj(np.asarray(np.dot(Ybus, U_ait)))
S_{in}_ait = (Pfi[:] + 1j * Q_ait[:])
error_ait = S_in_ait - S_out_ait
S_out_shanks = np.asarray(U_shanks) * np.conj(np.asarray(np.dot(Ybus, U_shanks)))
S_{in\_shanks} = (Pfi[:] + 1j * Q_shanks[:])
error_shanks = S_in_shanks - S_out_shanks
S_out_rho = np.asarray(U_rho) * np.conj(np.asarray(np.dot(Ybus, U_rho)))
S_{in_rho} = (Pfi[:] + 1j * Q_rho[:])
error_rho = S_in_rho - S_out_rho
S_out_eps = np.asarray(U_eps) * np.conj(np.asarray(np.dot(Ybus, U_eps)))
S_{in}_{eps} = (Pfi[:] + 1j * Q_{eps}[:])
error_eps = S_in_eps - S_out_eps
S_out_theta = np.asarray(U_theta) * np.conj(np.asarray(np.dot(Ybus, U_theta)))
S_{in}_{theta} = (Pfi[:] + 1j * Q_{theta}[:])
error_theta = S_in_theta - S_out_theta
# FI ERRORS
df = pd.DataFrame(
  np.c_[np.abs(U_sum), np.angle(U_sum), np.abs(U_pa), np.angle(U_pa), np.real(Sig_re), np.real(Sig_im),
      np.abs(error[0, :])], columns=['|V| sum', 'A. sum', '|V| Padé', 'A. Padé', 'Sigma re', 'Sigma im', 'S error'])
print(df)
#print('Error maxim amb suma: ', max(abs(np.r_[error_sum[0, pqpv]])))
print('Error maxim amb Padé: ', max(abs(np.r_[error[0, pqpv]])))
#print('Error maxim amb Delta d\'Aitken: ', max(abs(np.r_[error_ait[0, pqpv]])))
#print('Error màxim amb transformacions de Shanks: ', max(abs(np.r_[error_shanks[0, pqpv]])))
#print('Error maxim amb Rho de Wynn: ', max(abs(np.r_[error_rho[0, pqpv]])))
#print('Error maxim amb Epsilon de Wynn: ', max(abs(np.r [error eps[0, pqpv]])))
#print('Error maxim amb Theta de Brezinski: ', max(abs(np.r_[error_theta[0, pqpv]])))
# ------ PADÉ-WEIERSTRASS (P-W)
s0 = [0.5, 1] # vector de les s parcials
ng = len(s0) # nombre de graons menys 1
s0p = [] # producte de les (1-s0)
s0p.append(1)
Vs0p = [] # producte dels V(s0)
Vs0p.append(1)
for i in range(1, ng):
  s0p.append(s0p[i - 1] * (1 - s0[i - 1]))
```

```
Vw = V_sl[0] # voltatge del bus oscil·lant, només se n'admet 1
Vs = np.zeros((ng, 2), dtype=complex) # auxiliar per a trobar Vs0
Vs0 = np.zeros(ng, dtype=complex) # tensions del bus oscil·lant a cada graó
Vs[:, 0] = 1
Vs[0, 1] = s0p[0] * (Vw - 1)
Vs0[0] = Vs[0, 0] + s0[0] * Vs[0, 1]
Vs0p.append(Vs0p[0] * Vs0[0])
for i in range(1, ng):
  Vs[i, 1] = s0p[i] * (Vw - 1) / Vs0p[i]
  Vs0[i] = Vs[i, 0] + s0[i] * Vs[i, 1]
  Vs0p.append(Vs0p[i] * Vs0[i])
prof_pw = prof # profunditat de les sèries del P-W
Up = np.zeros((prof_pw, npqpv, ng), dtype=complex) # tensions prima incògnita
Up_re = np.zeros((prof_pw, npqpv, ng), dtype=float)
Up_im = np.zeros((prof_pw, npqpv, ng), dtype=float)
Xp = np.zeros((prof_pw, npqpv, ng), dtype=complex) # invers conjugat de la tensió prima
Xp_re = np.zeros((prof_pw, npqpv, ng), dtype=float)
Xp_im = np.zeros((prof_pw, npqpv, ng), dtype=float)
Qp = np.zeros((prof_pw, npqpv, ng), dtype=complex) # potència reactiva prima incògnita
Us0 = np.zeros((n, ng), dtype=complex) # tensions parcials
Qs0 = np.zeros((n, ng), dtype=complex) # potències reactives parcials
gamma_x = 0 # variable que agrupa els termes que no depenen de la s^(r)
Yahat = np.copy(Ytap) # admitancies on les files no sumen 0
Ybhat = np.copy(Yseries_slack) # admitàncies on les files sumen 0
for kg in range(ng - 1): # calcular cada graó
  Us0[sl, kg] = Vs0[kg] # completar columna del bus oscil·lant
  if kg == 0: # si és el primer graó, utilitzar els objectes del MIH bàsic
    Us0[pqpv, kg] = pade4all(prof - 1, U[:, pqpv_], s0[kg])
    if npv > 0:
       Qs0[pv, kg] = pade4all(prof - 1, Q[:, pv_], s0[kg])
  else: # si no és el primer graó, calcular la solució parcial anterior
    Us0[pqpv, kg] = pade4all(prof_pw - 1, Up[:, pqpv_, kg - 1], s0[kg])
    if npv > 0:
       Qs0[pv, kg] = pade4all(prof_pw - 1, Qp[:, pv_, kg - 1], s0[kg])
  Yahat = np.copy(Ytap)
  Ybhat = np.copy(Yseries_slack)
  for i in range(n):
    if i not in sl: # per la fila del bus oscil·lant no cal fer-ho
       for j in range(n):
          Yahat[i, j] = Yahat[i, j] * np.prod(Us0[j, :kg + 1], axis=0) * np.prod(np.conj(Us0[i, :kg + 1]), axis=0)
          Ybhat[i, j] = Ybhat[i, j] * np.prod(Us0[j, :kg + 1], axis=0) * np.prod(np.conj(Us0[i, :kg + 1]), axis=0)
  gamma_x += s0[kg] * s0p[kg] # actualització
  Ybtilde = np.copy(Ybhat) # matriu evolucionada
  if npq > 0:
    Ybtilde[pq, pq] += gamma_x * Yshunts_slack[pq] * np.prod(abs(Us0[pq, :kg + 1]) ** 2, axis=1) \
                - gamma_x * (Pfi[pq] - Qfi[pq] * 1j)
  if npv > 0:
    Ybtilde[pv, pv] += gamma_x * Yshunts_slack[pv] * np.prod(abs(Us0[pv, :kg + 1]) ** 2, axis=1) \
                - gamma_x * Pfi[pv] + np.sum(Qs0[pv, :], axis=1) * 1j
  Ybtilde[:, :] += gamma_x * Yahat[:, :] # part que no s'incrusta amb s'
  Yahat[:, :] = (1 - gamma_x) * Yahat[:, :] # part que no s'incrusta amb s'
  # TERMES [0]
  Up[0, :, kg] = 1 # estat de referència
  Qp[0, :, kg] = 0 # estat de referència
  Up_re[0, :, kg] = np.real(Up[0, :, kg])
  Up_{im}[0, :, kg] = np.imag(Up[0, :, kg])
```

```
Xp[0, :, kg] = 1 / Up[0, :, kg]
  Xp_re[0, :, kg] = np.real(Xp[0, :, kg])
  Xp_im[0, :, kg] = np.imag(Xp[0, :, kg])
  # FI TERMES [0]
  Yahatred = Yahat[np.ix_(pqpv, pqpv)] # Ya reduïda
  Yahatw = Yahat[np.ix_(pqpv, sl)] # Ya amb l'oscil·lant
  Ybtildered = Ybtilde[np.ix_(pqpv, pqpv)] # Yb reduïda
  Ybtildew = Ybtilde[np.ix_(pqpv, sl)] # Yb amb l'oscil·lant
  # TERMES [1]
  prod1 = np.dot(Ybtildew[pqpv_, 0], Vs[kg + 1, 1]) # producte de la Yb amb el bus oscil·lant
  prod2 = np.dot(Yahatred[pqpv_, :], Up[0, :, kg]) # producte de la Ya amb la tensió incògnita
  prod3 = np.dot(Yahatw[pqpv_, 0], Vs[kg + 1, 0]) # producte de la Ya amb el bus oscil·lant
  if npq > 0:
    valor[pq] = - prod1[pq] \setminus
            - prod2[pq_] \
            - prod3[pq_] \
            - (1 - gamma_x) * Yshunts[pq_] * Up[0, pq_, kg] * np.prod(abs(Us0[pq, :kg + 1]), axis=1) ** 2 \
            + (1 - gamma_x) * (Pfi[pq] - Qfi[pq] * 1j) * Xp[0, pq_, kg]
  if npv > 0:
    valor[pv] = - prod1[pv] \setminus
            - prod2[pv_] \
            - prod3[pv_] \
            - (1 - gamma_x) * Yshunts[pv_] * Up[0, pv_, kg] * np.prod(abs(Us0[pv, :kg + 1]), axis=1) ** 2 \
            + (1 - gamma_x) * Pfi[pv] * Xp[0, pv_, kg]
    RHS = np.r_[valor.real, valor.imag, W[pv_] / np.prod(abs(Us0[pv, :kg + 1]), axis=1) ** 2 - 1] # vector de la dreta del
sistema d'equacions
  else:
    RHS = np.r_[valor.real, valor.imag]
  gamma = np.zeros(npqpv, dtype=complex)
  if npq > 0:
    gamma[pq_] = gamma_x * (Pfi[pq] - Qfi[pq] * 1j) # gamma pels busos PQ
  if npv > 0:
    gamma[pv_] = gamma_x * Pfi[pv] - np.sum(Qs0[pv, :], axis=1) * 1j # gamma pels busos PV
  Gf = np.real(Ybtildered) # part real de la matriu Yb reduïda
  Bf = np.imag(Ybtildered) # part imaginària de la matriu Yb reduïda
  VRE = coo_matrix((2 * Up_re[0, pv_, kg], (np.arange(npv), pv_)), shape=(npv, npqpv)).tocsc() # en forma de blocs
  VIM = coo_matrix((2 * Up_im[0, pv_, kg], (np.arange(npv), pv_)), shape=(npv, npqpv)).tocsc()
  XIM = coo_matrix((-Xp_im[0, pv_, kg], (pv_, np.arange(npv))), shape=(npqpv, npv)).tocsc()
  XRE = coo_matrix((Xp_re[0, pv_, kg], (pv_, np.arange(npv))), shape=(npqpv, npv)).tocsc()
  BUIT = csc_matrix((npv, npv))
  M1 = np.copy(Gf)
  M2 = np.copy(-Bf)
  M3 = np.copy(Bf)
  M4 = np.copy(Gf)
  for i in range(npqpv):
    for j in range(npqpv):
       if i == j:
         M1[i, j] += np.real(2 * gamma[i]) # emplenar amb gamma
         M3[i, j] += np.imag(2 * gamma[i])
  MAT = vstack((hstack((M1, M2, XIM)),
           hstack((M3, M4, XRE)),
           hstack((VRE, VIM, BUIT))), format='csc')
  MAT_LU = factorized(MAT.tocsc()) # factoritzar, només cal una vegada
  LHS = MAT_LU(RHS) # vector amb les solucions del graó
```

```
Up_re[1, :, kg] = LHS[:npqpv] # emplenar les incògnites
Up_{im}[1, :, kg] = LHS[npqpv: 2 * npqpv]
Qp[1, pv_k, kg] = LHS[2 * npqpv:]
Up[1, :, kg] = Up\_re[1, :, kg] + Up\_im[1, :, kg] * 1j
Xp[1, :, kg] = -np.conj(Up[1, :, kg]) * Xp[0, :, kg] / np.conj(Up[0, :, kg])
Xp_re[1, :, kg] = np.real(Xp[1, :, kg])
Xp_{im}[1, :, kg] = np.imag(Xp[1, :, kg])
# FI TERMES [1]
def convxv(xp, up, i, cc, kkg): # convolució entre X i U primes
  suma = 0
  for k in range(1, cc):
     suma = suma + xp[k, i, kkg] * np.conj(up[cc - k, i, kkg])
  return suma
def convqx(qp, xp, i, cc, kkg): # convolució entre Q i X primes
  suma = 0
  for k in range(1, cc):
     suma = suma + qp[k, i, kkg] * xp[cc - k, i, kkg]
  return suma
def convu(up, i, cc, kkg): # convolució entre U prima i U prima conjugada
  suma = 0
  for k in range(1, cc):
     suma = suma + up[k, i, kkg] * np.conj(up[cc - k, i, kkg])
  return suma
def convxx(u, x, i, cc, kkg): # convolució entre U i X primes, pel càlcul de les Xp
  suma = 0
  for k in range(1, cc + 1):
     suma += np.conj(u[k, i, kkg]) * x[cc - k, i, kkg]
  return suma
# TERMES [2]
prod2 = np.dot(Yahatred[pqpv_, :], Up[1, :, kg]) # producte entre Ya reduïda i tensions dels PQ i PV
prod3 = np.dot(Yahatw[pqpv_, 0], Vs[kg + 1, 1]) # producte entre Ya de l'oscil·lant i tensió d'aquest
if npq > 0:
  valor[pq] = - prod2[pq] \setminus
          - prod3[pq_] \
           - (1 - gamma_x) * Yshunts[pq_] * Up[1, pq_, kg] * np.prod(abs(Us0[pq, :kg + 1]), axis=1) ** 2 \
          + (1 - gamma_x) * (Pfi[pq] - Qfi[pq] * 1j) * Xp[1, pq_, kg] \
           + gamma_x * (Pfi[pq] - Qfi[pq] * 1j) * (- convxv(Xp, Up, pq_, 2, kg))
if npv > 0:
  valor[pv] = - prod2[pv] \setminus
           - prod3[pv_] \
           - (1 - gamma_x) * Yshunts[pv_] * Up[1, pv_, kg] * np.prod(abs(Us0[pv, :kg + 1]), axis=1) ** 2 \
          + (1 - gamma_x) * Pfi[pv] * Xp[1, pv_, kg] \
          - convqx(Qp, Xp, pv_, 2, kg) * 1j \
           + gamma[pv_] * (- convxv(Xp, Up, pv_, 2, kg))
  RHS = np.r_[valor.real, valor.imag, np.real(-convu(Up, pv_, 2, kg))] # vector de la dreta del sistema d'equacions
else:
  RHS = np.r_[valor.real, valor.imag]
LHS = MAT_LU(RHS) # vector amb les solucions del graó
Up_re[2, :, kg] = LHS[:npqpv] # actualització de les incògnites
Up_im[2, :, kg] = LHS[npqpv: 2 * npqpv]
Qp[2, pv_, kg] = LHS[2 * npqpv:]
Up[2, :, kg] = Up\_re[2, :, kg] + Up\_im[2, :, kg] * 1j
```

```
Xp[2, :, kg] = -convxx(Up, Xp, range_pqpv, 2, kg) / np.conj(Up[0, :, kg])
  Xp_re[2, :, kg] = np.real(Xp[2, :, kg])
  Xp_{im}[2, :, kg] = np.imag(Xp[2, :, kg])
  # FI TERMES [2]
  # TERMES [c>=3]
  for c in range(3, prof pw):
     prod2 = np.dot(Yahatred[pqpv_, :], Up[c - 1, :, kg]) # producte entre Ya reduïda i tensions dels PQ i PV
     if npq > 0:
       valor[pq\_] = - prod2[pq\_] \setminus
               - (1 - gamma_x) * Yshunts[pq_] * Up[c - 1, pq_, kg] * np.prod(abs(Us0[pq, :kg + 1]),
                                                       axis=1) ** 2 \
               + (1 - gamma_x) * (Pfi[pq] - Qfi[pq] * 1j) * Xp[c - 1, pq_, kg] \
               + gamma_x * (Pfi[pq] - Qfi[pq] * 1j) * (- convxv(Xp, Up, pq_, c, kg))
     if npv > 0:
       valor[pv] = - prod2[pv] \setminus
               - (1 - gamma_x) * Yshunts[pv_] * Up[c - 1, pv_, kg] * np.prod(abs(Us0[pv, :kg + 1]),
                                                       axis=1) ** 2 \
               + (1 - gamma_x) * Pfi[pv] * Xp[c - 1, pv_, kg] \
               - convqx(Qp, Xp, pv_, c, kg) * 1j \
               + gamma[pv_] * (- convxv(Xp, Up, pv_, c, kg))
       RHS = np.r_[valor.real, valor.imag, np.real(-convu(Up, pv_, c, kg))] # vector de la dreta del sistema d'equacions
     else:
       RHS = np.r_[valor.real, valor.imag]
     LHS = MAT_LU(RHS) # vector amb les solucions del graó
     Up_re[c, :, kg] = LHS[:npqpv] # actualització de les incògnites
     Up_im[c, :, kg] = LHS[npqpv: 2 * npqpv]
     Qp[c, pv_{kg}] = LHS[2 * npqpv:]
     Up[c, :, kg] = Up\_re[c, :, kg] + Up\_im[c, :, kg] * 1j
     Xp[c, :, kg] = -convxx(Up, Xp, range_pqpv, c, kg) / np.conj(Up[0, :, kg])
     Xp_re[c, :, kg] = np.real(Xp[c, :, kg])
     Xp_{im}[c, :, kg] = np.imag(Xp[c, :, kg])
  # FI TERMES [c>=3]
Upfinal = np.zeros(n, dtype=complex) # tensió prima final amb Padé
Xpfinal = np.zeros(n, dtype=complex) # X prima final amb Padé
Qpfinal = np.zeros(n, dtype=complex) # potència reactiva prima final amb Padé
Upfinal[pqpv] = pade4all(prof_pw - 1, Up[:, pqpv_, ng - 2], 1)
Upfinal[sl] = V_sl[0]
Xpfinal[pqpv] = pade4all(prof_pw - 1, Xp[:, pqpv_, ng - 2], 1)
Xpfinal[sl] = 1 / np.conj(V_sl[0])
if npv > 0:
  Qpfinal[pv] = pade4all(prof_pw - 1, Qp[:, pv_, ng - 2], 1)
  Qpfinal[sl] = np.nan
Ufinalx = Upfinal[pqpv] * np.prod(Us0[pqpv, :ng - 1], axis=1) # tensió final
if npv > 0:
  Qfinalx = Qpfinal[pv] + np.sum(Qs0[pv, :], axis=1)
  Qfi[pv] = Qfinalx # potència reactiva definitiva
Ufinal = np.zeros(n, dtype=complex) # tensió definitiva per a tots els busos
Ufinal[sl] = V_sl[0]
Ufinal[pqpv] = Ufinalx[:]
S_out = np.asarray(Ufinal) * np.conj(np.asarray(np.dot(Ybus, Ufinal))) # potència que surt dels busos
S_in = (Pfi[:] + 1j * Qfi[:]) # potència que entra als busos
errorx = S_in - S_out # error de potències
err = max(abs(np.r_[errorx[0, pqpv]])) # maxim error de potències amb P-W
print('Error P-W amb Padé: ', abs(err))
```

```
# TEST DE CONVERGÈNCIA DELS APROXIMANTS DE PADÉ
col = ng - 2 # columna de la qual mirem la convergència
Us0x = np.copy(Us0)
if col == 0: # si les tensions anteriors són del MIH bàsic
  Us0[pqpv, col] -= pade4all(prof - 3, U[:, pqpv_], s0[col]) # la diferència entre ara i amb 2 coeficients menys
else: # si les tensions anteriors són del P-W
  Us0[pqpv, col] -= pade4all(prof_pw - 3, Up[:, pqpv_, col - 1], s0[col])
tol = 1e-10 # tolerància arbitrària
falla = False
ik = 1
while falla is False and ik < npgpv: # es comprova la tolerància
  if abs(Us0[ik, col]) > tol and ik not in sl:
     falla = True
  ik += 1
if falla is True:
  print('Incorrecte, massa error')
else:
  print('Correcte, poc error')
....
# ALTRES:
# ......VISUALITZACIÓ DE LA MATRIU .....
from pylab import *
#MATx és la del sistema del MIH, MAT la del P-W
Amm = abs(MATx.todense()) # passar a densa
figure(1)
f = plt.figure()
imshow(Amm, interpolation='nearest', cmap=plt.get_cmap('gist_heat'))
#plt.gray() # en escala de grisos
#plt.show()
plt.spy(Amm) # en blanc i negre
plt.show()
f.savefig("figura.pdf", bbox_inches='tight')
Bmm = coo_matrix(MATx) # passar a dispersa
density = Bmm.getnnz() / np.prod(Bmm.shape) * 100 # convertir a percentual
print('Densitat: ' + str(density) + ' %')
# ......DOMB-SYKES ......
bb = np. zeros((prof, npqpv), dtype=complex)
for j in range(npgpv):
  for i in range(3, len(U)-1):
     #bb[i, j] = np. abs(np.sqrt((U[i+1, j] * U[i-1, j] - U[i, j] ** 2) / (U[i, j] * U[i-2, j] - U[i-1, j] ** 2)))
     bb[i, j] = (U[i, j]) / (U[i-1, j])
     #print(bb[i, j])
vec_1n = np. zeros(prof)
for i in range(3, prof):
  \# vec_1n[i] = 1/i
  vec_1n[i] = i
bus = 1 # gràfic Domb-Sykes d'aquest bus
plt.plot(vec_1n[3:len(U)-1], abs(bb[3:len(U)-1, bus]), 'ro', markersize=2)
plt.show()
print(1/max(abs(bb[-2, :])))
print(1/min(abs(bb[-2, :])))
#print(1/(abs(bb[-2, 28])))
```

```
# print(bb[3:len(U) - 2, 28])
 \# n_{ord} = abs(bb[len(U) - 2, 28]) - vec_1n[len(U) - 2] * (abs(bb[len(U) - 2, 28]) - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 2] - abs(bb[len(U) - 3, 28])) / (vec_1n[len(U) - 3, 28]) /
 vec_1n[len(U) - 3])
 # print('radi: ' + str(1 / n_ord))
 # ......GRÀFIC SIGMA .....
 a = []
b = []
c = []
x = np.linspace(-0.25, 1, 1000)
y = np.sqrt(0.25 + x)
a.append(x)
 b.append(y)
c.append(-y)
 plt.plot(np.real(Sig_re), np.real(Sig_im), 'ro', markersize=2)
 plt.plot(x, y)
 plt.plot(x, -y)
 plt.ylabel('Sigma im')
 plt.xlabel('Sigma re')
 plt.title('Gràfic Sigma')
 plt.show()
 # .....EXTRA.....
```