Ejercicios ?ndices de sequ?a-completo

June 11, 2019

1 Ejercicios de índices de sequía

Índice

```
Section ?? Section ??
```

En este ejercicio vamos a calcular dos índices de sequía: el *standard precipitation index* (SPI) y el *standard precipitation-evapotranspiration index* (SPEI). Para ello vamos a utilizar la base de datos *Spain02*, que contiene mapas históricos de precipitación y temperatura para toda España.

Como ejercicio inicial, extraeremos de la base de datos las series de precipitación y temperatura correspondientes a Santander y sobre ellos calcularemos los dos índices de sequía. Posteriormente calcularemos el SPI para toda España.

```
In [1]: import numpy as np
    import pandas as pd
    import matplotlib.pyplot as plt
    #import seaborn as sns; sns.set()
    plt.style.use('seaborn')
    %matplotlib inline

    from datetime import datetime, timedelta
    import scipy.stats as stats
    import tqdm
```

1.1 1 Datos Spain02

En el ejercicio utilizaremos los mapas mensuales de precipitación y temperatura de la base de datos Spain02. Los datos vienen en formato NetCDF, un formato habitual para trabajar con series temporales de mapas.

```
In [2]: from netCDF4 import Dataset
    import pickle
```

1.1.1 1.1 Precipitación

```
In [4]: # Extraer variables del NetCDF
       pcp_m = spain02_pcp.variables['pr'][:]
                                                                    # precipitación
       lons = spain02_pcp.variables['lon'][:]
                                                                     # longitud
       lats = spain02_pcp.variables['lat'][:]
                                                                     # latitud
       cellsize = np.round(np.diff(lons).mean(), 2)
                                                                     # calcular resolución es
       time_m = spain02_pcp.variables['time'][:]
                                                                     # fechas
       ref_1950 = datetime(1950, 1, 1).date()
                                                                     # fecha de referencia
       time_m = [ref_1950 + timedelta(days=i - 14) for i in time_m] # Convertir 'time_m' en
In [5]: dimT, dimX, dimY = pcp_m.shape
       print('dimensiones de la matriz: ', pcp_m.shape)
       print('nž días: {0}\tnž de columnas: {1}\tnž de filas: {2}'.format(len(time m),
                                                                          len(lats), len(lons
dimensiones de la matriz: (792, 79, 138)
nž días: 792
                                       nž de filas: 138
               nž de columnas: 79
1.1.2 1.2 Temperatura
In [6]: # Cargar NetCDF
        spain02_tmp = Dataset('Spain02_v5.0_MM_010reg_aa3d_tas.nc', 'r', format='NETCDF4')
        # Extraer variables del NetCDF
       tmp_m = spain02_tmp.variables['tas'][:]
       print('dimensiones de la matriz: ', tmp_m.shape)
dimensiones de la matriz: (792, 79, 138)
```

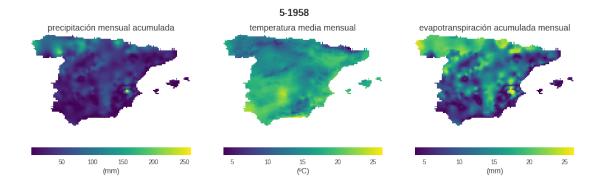
1.1.3 1.3 Evapotranspiración

Spain02 no dispone de datos de evapotranspiración. Se calcula la ETP por el método de Thornthwaite, puesto que sólo se dispone de datos de precipitación y temperatura media. El método de Thornthwaite calcula la evapo

```
_____
            T:
                     Series. Serie mensual de temperatura media [žC]
            lat:
                     float. Latitud del punto de cálculo en grados sexagesimales
            Salidas:
            etp:
                    Series. Serie mensual de evapotranspiración potencial [mm]"""
            # Longitud media del día para cada mes como múltiplo de 12 h
            lat_rad = lat * np.pi / 180
            Ld = _monthly_mean_daylight_hours(latitude_radians=lat_rad, leap=False)
            Ld /= 12
           Ld = pd.Series(Ld, index=range(1, 13))
            # Calcular el índice de calor anual
            Tm = T.groupby(T.index.month).mean()
            for Ti in Tm:
                I += (Ti / 5)**1.514 # indice de calor mensual
            # Calcular parámetro 'a'
            a = 6.75e-7 * I**3 - 7.71e-5 * I**2 + 1.791e-2 * I + 0.49239
            # Calcular la serie de etp
            etp = pd.Series(index=T.index)
            for idx in etp.index:
                mes = idx.month
                etp[idx] = 16 * Ld[mes] * (10 * T[idx] / I)**a
            return etp
In [9]: calcular_etp = False
        if calcular_etp == True: # calcular y exportar mapas mensuales de ETP
            for j, lat in tqdm.tqdm(enumerate(lats)):
                for k, lon in enumerate(lons):
                    if etp_m.mask[0,j,k]:
                        continue
                    lat += cellsize / 2
                    pcp = pd.Series(pcp_m.data[:,j,k], index=pd.DatetimeIndex(time_m))
                    tmp = pd.Series(tmp_m.data[:,j,k], index=pd.DatetimeIndex(time_m))
                    # serie de etp mensual
                    etp = etp_thornthwaite(tmp, lat)
                    etp[etp > pcp] = pcp[etp > pcp] - 1 # corregir si ETP mayor que precipitac
                    etp[etp.isnull()] = 1
                                                        # corregir NaN
                    etp_m[:,j,k] = etp.values
                    del etp
```

Entradas:

```
with open('Spain02_v5.0_MM_010reg_aa3d_etp.pkl', 'wb') as f:
               pickle.dump(etp_m, f)
       else: # importar mapas mensuales de ETP
           with open('Spain02 v5.0 MM 010reg aa3d etp.pkl', 'rb') as f:
               etp m = pickle.load(f)
In [11]: mes = 100
        fig, ax = plt.subplots(ncols=3, figsize=(16, 4.25))
        # mapa de precipitación
        # -----
        pcp_map = ax[0].imshow(pcp_m[mes][::-1], cmap='viridis', aspect='equal')
        # configurar la figura
        ax[0].axis('off')
        ax[0].set_title('precipitación mensual acumulada', fontsize=14)
        cb0 = fig.colorbar(pcp_map, ax=ax[0], orientation='horizontal')
        cb0.set_label('(mm)', fontsize=12)
        # mapa de temperatura
        # -----
        tmp_map = ax[1].imshow(tmp_m[mes][::-1], cmap='viridis', aspect='equal')
        # configurar la figura
        ax[1].axis('off')
        ax[1].set_title('temperatura media mensual', fontsize=14)
        cb1 = fig.colorbar(tmp_map, ax=ax[1], orientation='horizontal')
        cb1.set_label('(žC)', fontsize=12)
        # mapa de evapotranspiración
        # -----
        etp_map = ax[2].imshow(etp_m[mes][::-1], cmap='viridis', aspect='equal')
        # configurar la figura
        ax[2].axis('off')
        ax[2].set_title('evapotranspiración acumulada mensual', fontsize=14)
        cb1 = fig.colorbar(tmp_map, ax=ax[2], orientation='horizontal')
        cb1.set_label('(mm)', fontsize=12)
        fig.suptitle(str(time_m[mes].month) + '-' + str(time_m[mes].year), fontsize=16,
                     fontweight='bold');
```



1.2 2 Índices de sequía en Santander

Como introducción al cálculo de los índices de sequía, trabajaremos únicamente con los datos de *Spain0*2 para Santander. Es decir, trabajaremos como si tuviéramos las series temporales de una única estación meteorológica.

Analizaremos los índices de sequía tanto a escala mensual como anual, para lo que será necesario agregar a resolución anual los datos mensuales originales.

1.2.1 2.1 Extraer datos de Spain02

Precipitación

```
precipitación media anual: 1516 mm
```

Temperatura

Evapotranspiración Para calcular el SPEI es necesaria una serie de evapotranspiración. Como

print('etp media anual: {0:.0f} mm'.format(etp_loc_y.mean()))

etp media anual: 554 mm

Gráficas

```
In [22]: # Gráficas de series mensuales de precipitación, temperatura y evapotranspiración pot
    fig, ax = plt.subplots(nrows=3, figsize=(15, 15), sharex=True)

ax[0].plot(pcp_loc_m, linewidth=1)
    ax[0].set_xlim(pcp_loc_m.index[0], pcp_loc_m.index[-1])
    ax[0].set_ylim(0, 700)
    ax[0].set_ylabel('precipitación (mm)', fontsize=14)

ax[1].plot(tmp_loc_m, color='indianred', linewidth=1)
    ax[1].set_ylim(0, 25)
    ax[1].set_ylabel('temperatura (žC)', fontsize=14)

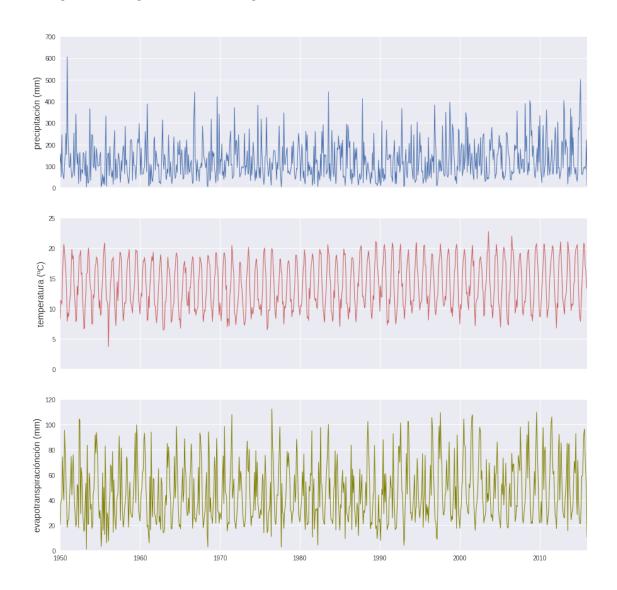
ax[2].plot(etp_loc_m, color='olive', linewidth=1)
    ax[2].set_ylabel('evapotranspiraciónción (mm)', fontsize=14);
```

To register the converters:

>>> from pandas.plotting import register_matplotlib_converters

>>> register_matplotlib_converters()

warnings.warn(msg, FutureWarning)



ax[0].set_ylim(0, 2500)
ax[0].set_ylabel('precipitación (mm)', fontsize=14)

```
ax[1].plot(tmp_loc_y, color='indianred', linewidth=1)
      ax[1].set_ylim(12, 16)
      ax[1].set_ylabel('temperatura (žC)', fontsize=14)
      ax[2].plot(etp_loc_y, color='olive', linewidth=1)
      ax[2].set_ylim(0, 1000)
      ax[2].set_ylabel('evaporación (mm)', fontsize=14);
  2500
  2000
precipitación (mm)
  500
    0
  16.0
  15.5
  15.0
temperatura (°C) 14.5 14.0 13.5
  13.0
  12.5
  12.0
  1000
  800
evaporación (mm)
    0
1950
                   1960
                                  1970
                                                 1980
                                                                1990
                                                                               2000
                                                                                             2010
```

1.2.2 2.2 Standard precipitation index: SPI

El SPI es un índice de sequía basado únicamente en la precipitación, por lo que sólo es capaz de predecir la sequía meteorológica. Una de sus ventajas es que puede calcularse para distintas agregaciones temporales (1-3-6-12-24 meses), con lo que se pueden identificar sequías de diversa duración. Lo calcularemos a resolución anual y mensual.

Anual

```
In [24]: # ajustar la función de distribución gamma
          alpha, loc, beta = stats.gamma.fit(pcp_loc_y, floc=0)
         print('alpha = {0:.3f}\tloc = {1:.3f}\tbeta = {2:.3f}'.format(alpha, loc, beta))
alpha = 31.385
                        loc = 0.000
                                             beta = 48.306
In [25]: # plotear la función de distribución y de densidad de la gamma ajustada
         pcps = np.arange(0, 3000, 0.1)
         pdf_gamma = stats.gamma.pdf(pcps, alpha, loc, scale=beta)
          cdf_gamma = stats.gamma.cdf(pcps, alpha, loc, scale=beta)
         fig, ax = plt.subplots(ncols=2, figsize=(12, 5), sharex=True)
          # función de distribución
          ax[0].plot(pcps, pdf_gamma)
          \#ax[0].set(xlim=(0, 10), ylim=(0, 1.2))
          ax[0].set_xlabel('precipitación (mm)', fontsize=13)
          ax[0].set_ylabel('función de distribución (pdf)', fontsize=13)
          # función de densidad
          ax[1].plot(pcps, cdf_gamma)
          \#ax[1].set(ylim=(0, 1))
          ax[1].set_xlabel('precipitación (mm)', fontsize=13)
          ax[1].set_ylabel('función de densidad (cdf)', fontsize=13);
                                                  10
       0.0014
       0.0012
                                                 0.8
     función de distribución (pdf)
                                               función de densidad (cdf)
       0.0010
                                                 0.6
       0.0008
       0.0006
                                                 0.4
       0.0004
                                                 0.2
       0.0002
       0.0000
                                                  0.0
```

Seguidamente se calcula, a modo de ejemplo, el SPI para un año aleatorio (en este caso el dato 11 de la serie anual). En el gráfico más abajo se explica de manera visual cuál es el procedimiento. Se calcula la probabilidad de no excendencia del dato de la serie según la distribución gamma; para dicho valor de probabilidad, se extrae de la normal el valor que generaría dicha probabilidad; dicho valor es el SPI.

2500

precipitación (mm)

3000

500

precipitación (mm)

3000

500

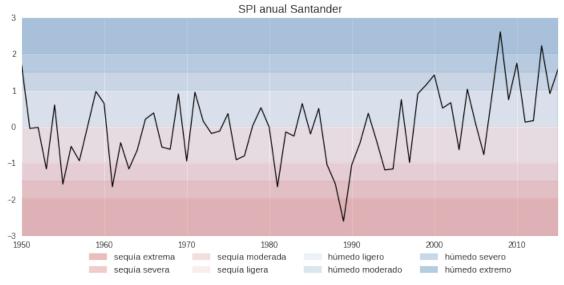
```
In [26]: # Calcular el SPI de un año concreto
         pcp = pcp_loc_y.iloc[10]
         cdf = stats.gamma.cdf(pcp, alpha, loc, beta)
         SPI = stats.norm.ppf(cdf)
         print('pcp = {0:.2f} mm/d \tcdf = {1:.3f} \tSPI = {2:.3f}'.format(pcp, cdf, SPI))
pcp = 1679.35 \text{ mm/d}
                           cdf = 0.740
                                               SPI = 0.642
In [27]: # plotear el método de cálculo
         spis = np.arange(-5, 5, 0.1)
         cdf_norm = stats.norm.cdf(spis, loc=0, scale=1)
         fig, ax = plt.subplots(ncols=2, figsize=(12, 5), sharey=True)
         # función de densidad gamma
         ax[0].plot(pcps, cdf_gamma)
         ax[0].vlines(pcp, 0, cdf, linestyle='--', linewidth=0.7)
         ax[0].hlines(cdf, pcp, 3000, linestyle='--', linewidth=0.7)
         ax[0].set(xlim=(0, 3000), ylim=(0, 1))
         ax[0].set_xlabel('precipitación (mm)', fontsize=13)
         ax[0].set_ylabel('cdf-gamma', fontsize=13)
         # función de densidad normal
         ax[1].plot(spis, cdf_norm)
         ax[1].hlines(cdf, -10, SPI, linestyle='--', linewidth=0.7)
         ax[1].vlines(SPI, 0, cdf, linestyle='--', linewidth=0.7)
         ax[1].set(xlim=(-3, 3), ylim=(0, 1))
         ax[1].set_xlabel('SPI', fontsize=13)
         ax[1].set_ylabel('cdf-normal', fontsize=13);
      10
    ₩ 0.4
             500
                       1500
                                       3000
```

precipitación (mm)

De cara a falicitar el código en los posteriores cálculos, crearemos una función que englobe todos los pasos necesarios para calcular el SPI. También definiremos una función para crear un gráfico con la serie temporal del SPI en el que se vean los distintos rangos y su definición.

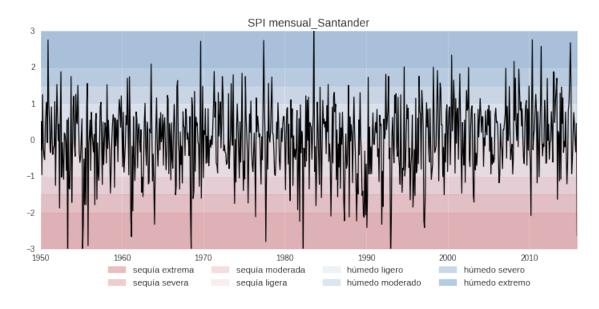
```
In [28]: def SPI(serie_pcp, verbose=False):
             """Calcular el 'standard precipitation index' (SPI) de una serie de
             precipitación
             Entradas:
             ____
             serie_pcp: Series. Serie de precipitación
             verbose: boolean. Si se muestran los coeficientes ajustados para la
                        distribución gamma
             Salidas:
             _____
             SPIs: Series. Serie de SPI
             HHHH
             # ajustar la función de distribución gamma
             alpha, loc, beta = stats.gamma.fit(serie_pcp, floc=0)
             if verbose == True:
                print('alpha = {0:.3f}\tloc = {1:.3f}\tbeta = {2:.3f}'.format(alpha, loc,
                                                                               beta))
             # calcular el SPI para la serie
             SPIs = pd.Series(index=serie_pcp.index)
             for idx, pcp in zip(serie_pcp.index, serie_pcp):
                 cdf = stats.gamma.cdf(pcp, alpha, loc, beta)
                 SPIs[idx] = stats.norm.ppf(cdf)
            return SPIs
In [29]: def plot_SPI(serie_spi, title):
             """Crea un diagrama de línea con la evolución temporal del SPI
             Entradas:
             serie_spi: Series. Serie temporal de SPI
             title: string. Título del gráfico
             Salidas:
             Gráfico de línea"""
             # Configuración
             fig, ax = plt.subplots(figsize=(12, 5))
             ax.set(xlim=(serie_spi.index[0], serie_spi.index[-1]), ylim=(-3, 3))
```

```
ax.set_title(title, fontsize=14)
             # Gráfico de línea del SPI
             ax.plot(serie_spi, color='k', linewidth=1.2)
             # Fondo con la leyenda de cada rango de SPI
             ax.fill_between(serie_spi.index, -3, -2, color='indianred', alpha=0.4,
                             label='sequia extrema')
             ax.fill_between(serie_spi.index, -2, -1.5, color='indianred', alpha=0.3,
                             label='sequía severa')
             ax.fill_between(serie_spi.index, -1.5, -1, color='indianred', alpha=0.2,
                             label='sequia moderada')
             ax.fill_between(serie_spi.index, -1, 0, color='indianred', alpha=0.1,
                             label='sequía ligera')
             ax.fill_between(serie_spi.index, 0, 1, color='steelblue', alpha=0.1,
                             label='húmedo ligero')
             ax.fill_between(serie_spi.index, 1, 1.5, color='steelblue', alpha=0.2,
                             label='húmedo moderado')
             ax.fill_between(serie_spi.index, 1.5, 2, color='steelblue', alpha=0.3,
                             label='húmedo severo')
             ax.fill_between(serie_spi.index, 2, 3, color='steelblue', alpha=0.4,
                             label='húmedo extremo')
             # leyenda
             fig.legend(loc=[0.15, 0], ncol=4, fontsize=11);
In [30]: # calcular SPI de la serie anual
         SPIy_loc = SPI(pcp_loc_y)
In [31]: # gráfico del SPI anual
         plot_SPI(SPIy_loc, title='SPI anual Santander')
                                    SPI anual Santander
```



Mensual

In [33]: # Gráfico de la evolución temporal del SPI en el punto de cálculo
 plot_SPI(SPIm_loc, 'SPI mensual Santander')

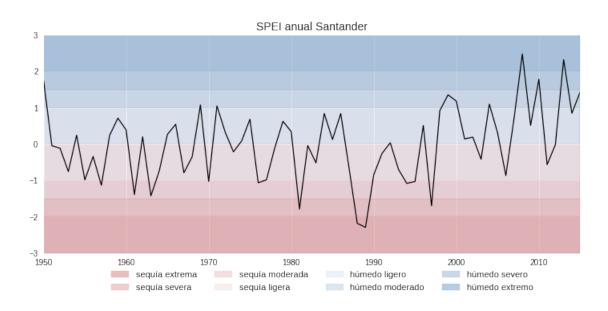


1.2.3 2.3 Standard precipitation-evapotranspiration index: SPEI

El SPEI es un índice derivado del SPI en el que se incluye la evapotranspiración para crear un índice de sequía hidrológica al añadir más variables del ciclo hidrológico. La única diferencia con respecto al SPI es que la serie temporal de entrada no es la precipitación, sino la diferencia entre precipitación y evapotranspiración.

Al igual que el SPI, permite analizar diversas agregaciones temporales, con lo que se pueden identificar sequías de diversa duración. De nuevo analizaremos la escala anual y mensual. #### Anual

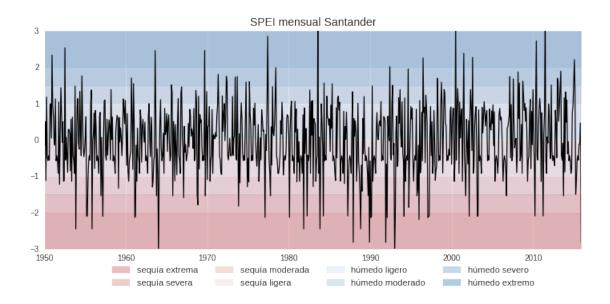
```
In [34]: # variable a la que se aplica el SPEI: diferencia de precipitación y evapotranspiraci dif_loc_y = pcp_loc_y - etp_loc_y
```



Mensual

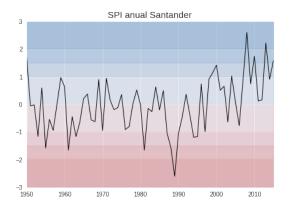
In [38]: # Gráfico de la evolución temporal del SPEI en el punto de cálculo

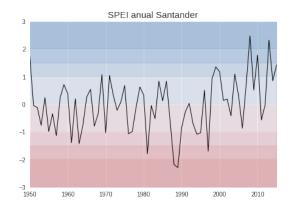
plot_SPI(SPEIm_loc, 'SPEI mensual Santander')



1.2.4 2.4 Comparación

```
In [39]: fig, axes = plt.subplots(ncols=2, figsize=(16, 5))
         for i in np.arange(0, 2):
             r, c = int(i / 2), i % 2
             if i == 0:
                 serie = SPIy_loc
                 title = 'SPI anual Santander'
             elif i == 1:
                 serie = SPEIy_loc
                 title = 'SPEI anual Santander'
             # Evolución temporal del SPI/SPEI
             axes[i].plot(serie, color='k', linewidth=1)
             # Fondos con los rangos de SPI/SPEI
             axes[i].fill_between(serie.index, -3, -2, color='indianred', alpha=0.4,
                              label='sequía extrema')
             axes[i].fill_between(serie.index, -2, -1.5, color='indianred', alpha=0.3,
                              label='sequía severa')
             axes[i].fill_between(serie.index, -1.5, -1, color='indianred', alpha=0.2,
                              label='sequía moderada')
             axes[i].fill_between(serie.index, -1, 0, color='indianred', alpha=0.1,
                              label='sequía ligera')
             axes[i].fill_between(serie.index, 0, 1, color='steelblue', alpha=0.1,
                              label='húmedo ligero')
             axes[i].fill_between(serie.index, 1, 1.5, color='steelblue', alpha=0.2,
                              label='húmedo moderado')
```





Se entiende como sequía todo valor por debajo de -1. Según esto, **tanto el SPI como el SPEI identifican 11 sequías** a escala anual.

Sin embargo, **los índices no identifican los mismos años de sequía**. El SPI encuentra como secos los años 1953, 1955, 1987 y 1990, para los que no hubo sequía según el SPEI. Por el contrario, el SPEI define como secos los años 1957, 1970, 1976 y 1997, para los que no hubo sequía según el SPI. La diferencia es debida a que el SPI es un indicador de la sequía meteorológica, mientras que el SPEI lo es para la sequía hidrológica. De este modo, el SPI identifica como secos años aquellos con precipitación por debajo de lo normal, sin importar si en dicho año la temperatura causó una mayor o menor evaporación y, por tanto, precipitación neta. En cambio el SPEI puede identificar

como secos años con una precipitación normal si la evapotranspiración es alta, o como años sin sequía aquéllos con poca precipitación si la evapotranspiración también es baja.

Existen otros índices de sequía como el PDSI (*Palmer drought severity index*). Es uno de los índices más comúnmente usados, pero tiene el inconveniente de sólo poder ser usado a escala anual.

En general, los índices deben ser acordes al criterio de sequía de estudio. Por ejemplo, el SPI es un índice adecuado si el objeto de nuestro estudio es la sequía meteorológica; sin embargo, si nos interesa la sequía agrícola es necesario utilizar índices que incluyan otras variables como la humedad del suelo o factores económicos.

1.3 3 Índices de sequía en España

Entendido el cálculo para una serie temporal, calcular los índices de sequía para toda España consiste en iterar el proceso a través de todas las celdas del mapa. Calcularemos de nuevo el SPI y SPEI a resolución anual y mensual. Puesto que no tenemos mapas anuales, es necesario agregar los mapas mensuales. ### 3.1 Mapas anuales

```
In [41]: # 'array' 3D donde calcular mapas anuales de precipitación
         pcp_y = pcp_m[:int(dimT / 12),:,:].copy()
         pcp_y.data[:,:,:] = np.nan
In [42]: # 'array' 3D donde calcular mapas anuales de temperatura
         tmp_y = tmp_m[:int(dimT / 12),:,:].copy()
         tmp_y.data[:,:,:] = np.nan
In [43]: # 'array' 3D donde calcular mapas anuales de temperatura
         etp_y = etp_m[:int(dimT / 12),:,:].copy()
         etp_y.data[:,:,:] = np.nan
In [44]: # Calcular mapas mensuales
         for i in range(len(time_y)):
             st, en = i * 12, (i + 1) * 12
             # precipitación anual acumulada
             pcp_y[i,:,:] = pcp_m[st:en, :, :].sum(axis=0)
             # temperatura media anual
             tmp_y[i,:,:] = tmp_m[st:en, :, :].mean(axis=0)
             # evapotranspiración media anual
             etp_y[i,:,:] = etp_m[st:en, :, :].sum(axis=0)
In [45]: year = 10
         fig, ax = plt.subplots(ncols=3, figsize=(16, 4.25))
         # mapa de precipitación
         pcp_map = ax[0].imshow(pcp_y[year][::-1], cmap='viridis', aspect='equal')
         # configurar la figura
         ax[0].axis('off')
         ax[0].set_title('precipitación anual acumulada', fontsize=14)
```

```
cb0 = fig.colorbar(pcp_map, ax=ax[0], orientation='horizontal')
cb0.set_label('(mm)', fontsize=12)
# mapa de temperatura
# -----
tmp_map = ax[1].imshow(tmp_y[year][::-1], cmap='viridis', aspect='equal')
# configurar la figura
ax[1].axis('off')
ax[1].set_title('temperatura media anual', fontsize=14)
cb1 = fig.colorbar(tmp_map, ax=ax[1], orientation='horizontal')
cb1.set_label('(žC)', fontsize=12)
# mapa de evapotranspiración
etp_map = ax[2].imshow(etp_y[year][::-1], cmap='viridis', aspect='equal')
# configurar la figura
ax[2].axis('off')
ax[2].set_title('evapotranspiración anual anual', fontsize=14)
cb2 = fig.colorbar(etp_map, ax=ax[2], orientation='horizontal')
cb2.set_label('(mm)', fontsize=12)
fig.suptitle(time_y[year], fontsize=16, fontweight='bold');
                                1960
precipitación anual acumulada
                            temperatura media anual
                                                     evapotranspiración anual anual
       1500
            2000
                                                            400
```

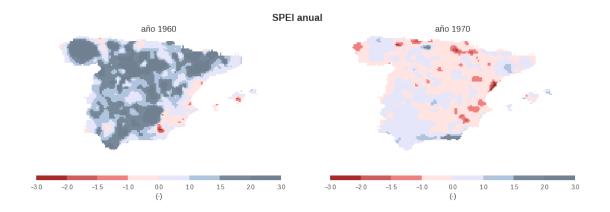
1.3.1 3.2 SPI anual

```
100%|| 79/79 [02:38<00:00, 2.01s/it]
```

1.3.2 3.3 SPEI anual

```
In [47]: # SPEI anual para toda España
         SPEIy_es = pcp_y[:,:,:].copy()
         SPEIy_es.data[:,:,:] = np.nan
         for x in tqdm.tqdm(range(dimX)):
             for y in range(dimY):
                 if SPEIy_es.mask[0][x, y]:
                     continue
                 dif_y = pcp_y[:,x,y].data - etp_y[:,x,y].data
                 aux = pd.Series(dif_y, index=pd.DatetimeIndex(time_y))
                 SPEIy_es[:,x,y] = SPI(aux).values
100%|| 79/79 [02:37<00:00, 1.99s/it]
1.3.3 3.4 Comparación
In [48]: year1, year2 = 10, 20
         # Configurar escala
         import matplotlib as mpl
         cmap = mpl.colors.ListedColormap(['brown', 'indianred', 'lightcoral', 'mistyrose',
                                           'lavender', 'lightsteelblue', 'lightslategray',
                                           'slategray'])
         boundaries = [-3.0, -2.0, -1.5, -1.0, 0.0, 1.0, 1.5, 2.0, 3.0]
         norm = mpl.colors.BoundaryNorm(boundaries, cmap.N, clip=True)
         # FIGURA 1: SPI
         ###############
         fig, ax = plt.subplots(ncols=2, figsize=(16, 5))
         # SPI año 1
         # -----
         map1 = ax[0].imshow(SPIy_es[year1][::-1], cmap=cmap, norm=norm, aspect='equal')
         # configurar la figura
         ax[0].axis('off')
         ax[0].set_title('año ' + str(time_y[year1]), fontsize=14)
         cb1 = fig.colorbar(map1, ax=ax[0], orientation='horizontal', aspect=50)
         cb1.set_label('(-)', fontsize=12)
         # SPI año 2
         map2 = ax[1].imshow(SPIy_es[year2][::-1], cmap=cmap, norm=norm, aspect='equal')
```

```
# configurar la figura
ax[1].axis('off')
ax[1].set_title('año ' + str(time_y[year2]), fontsize=14)
cb2 = fig.colorbar(map2, ax=ax[1], orientation='horizontal', aspect=50)
cb2.set_label('(-)', fontsize=12)
fig.suptitle('SPI anual', fontsize=16, fontweight='bold');
# FIGURA 2: SPEI
################
fig, ax = plt.subplots(ncols=2, figsize=(16, 5))
# SPEI año 1
# -----
map1 = ax[0].imshow(SPEIy_es[year1][::-1], cmap=cmap, norm=norm)
# configurar la figura
ax[0].axis('equal')
ax[0].axis('off')
ax[0].set_title('año ' + str(time_y[year1]), fontsize=14)
cb1 = fig.colorbar(map1, ax=ax[0], orientation='horizontal', aspect=50)
cb1.set_label('(-)', fontsize=12)
# SPEI año 2
# -----
map2 = ax[1].imshow(SPEIy_es[year2][::-1], cmap=cmap, norm=norm)
# configurar la figura
ax[1].axis('equal')
ax[1].axis('off')
ax[1].set_title('año ' + str(time_y[year2]), fontsize=14)
cb2 = fig.colorbar(map2, ax=ax[1], orientation='horizontal', aspect=50)
cb2.set_label('(-)', fontsize=12)
fig.suptitle('SPEI anual', fontsize=16, fontweight='bold');
                            SPI anual
          año 1960
                                                  año 1970
```



Los dos mapas muestran dos años con un régimen hidrológico muy distinto. El año 1960 fue un año húmedo en gran parte de España, con la excepción de la costa mediterránea. El año 1970 fue un año seco en la mitad Este del país y zonas aisladas del Cantábrico.

De nuevo se observan diferencias entre el SPI y el SPEI. Mientras que los mapas de SPI y SPEI para el año 1960 son muy parecidos, los del SPEI difieren sensiblemente, siendo las zonas afectadas por la sequía mucho más reducidas.