

Actividad 6: Modelo INIFAP-CECH

César Andrés Pérez Robinson

Marzo 2019

0.1. Introducción

En este reporte se muestra el código y descripción utilizado en jupyter notebook para comparar el modelo de Utah y el modelo INIFAP-CECH. Ambos se utilizan para estimar el fin de la dormancia invernal en los árboles frutales.

El modelo de Utah no se adapta a zonas de inviernos débiles como es el caso de las zonas agrícolas del Estado de Sonora. A partir de esto, el Instituto de Investigaciones Forestales, Agrícolas y Pecuarias (INIFAP), desarrolla su propio modelo adecuándolo.

0.2. Código utilizado

De manera inicial, se descargan los programas a utilizar

```
import pandas as pd
import numpy as np
```

Se descargan los datos en un dataframe

```
df = pd.read_csv("vid18_180219.dat",delimiter=',')
```

Se seleccionan las columnas de interés y se observan los primeros cinco datos.

```
[IN]
df = df.filter(['TIMESTAMP','AirTC_Avg'],axis=1)
df.head()
```

```
[OUT]
TIMESTAMP      AirTC_Avg
0 2018-05-11 20:10:00    23.50
1 2018-05-11 20:20:00    22.96
2 2018-05-11 20:30:00    22.73
3 2018-05-11 20:40:00    22.40
4 2018-05-11 20:50:00    22.46
```

Se hace que la variable TIMESTAMP sea presentada en formato de fecha y se crean las columnas de año, mes, día y hora.

```
df['TIMESTAMP'] = pd.to_datetime(df.apply(lambda x: x['TIMESTAMP'],1),
dayfirst=True)
df['Año']=df['TIMESTAMP'].dt.year
df['Mes']=df['TIMESTAMP'].dt.month
df['Dia']=df['TIMESTAMP'].dt.day
df['Hora']=df['TIMESTAMP'].dt.hour
```

Se toman los datos desde el primero de Noviembre del 2018 usando.

```
[IN]
df = df[(df['TIMESTAMP'] >= "2018-11-1")]
df= df.reset_index(drop=True)
df.head()
```

```
[OUT]
TIMESTAMP      AirTC_Avg  Año  Mes  Dia  Hora  TempProm
0 2018-11-01 00:00:00    9.13  2018  11  1    0        9.13
1 2018-11-01 00:10:00    8.89  2018  11  1    0        8.89
2 2018-11-01 00:20:00    8.66  2018  11  1    0        8.66
3 2018-11-01 00:30:00    8.52  2018  11  1    0        8.52
4 2018-11-01 00:40:00    8.47  2018  11  1    0        8.47
```

Se agrega una columna duplicada de AirTC_Avg y la elimino junto con TIMESTAMP.

```
[IN]
df['TempProm'] = df['AirTC_Avg']
df=df.drop(['TIMESTAMP','AirTC_Avg'],1)
df.head()
```

```
[OUT]
      Año  Mes Dia Hora TempProm
0   2018   11  1  0     9.13
1   2018   11  1  0     8.89
2   2018   11  1  0     8.66
3   2018   11  1  0     8.52
4   2018   11  1  0     8.47
```

Se crean las columnas de TMAX y TMIN y se quitan los años repetidos por hora.

```
[IN]
df["TMAX"] = np.round(df.groupby(["Año","Mes","Dia"])["TempProm"].transform("max"),decimal=1)
df["TMIN"] = np.round(df.groupby(["Año","Mes","Dia"])["TempProm"].transform("min"),decimal=1)
df = df.drop_duplicates(subset=["Año","Mes","Dia","Hora"])
df=df.reset_index(drop=True)
df.head(10)
```

```
[OUT]
      Año  Mes Dia Hora TempProm  TMAX  TMIN
0   2018   11  1  0     9.130   29.6   6.1
1   2018   11  1  1     8.560   29.6   6.1
2   2018   11  1  2     8.830   29.6   6.1
3   2018   11  1  3     9.130   29.6   6.1
4   2018   11  1  4     7.924   29.6   6.1
5   2018   11  1  5     7.261   29.6   6.1
6   2018   11  1  6     7.723   29.6   6.1
7   2018   11  1  7     6.125   29.6   6.1
8   2018   11  1  8    12.430   29.6   6.1
9   2018   11  1  9    18.080   29.6   6.1
```

Se crea un loop utilizando el Modelo de Richardson.

```
URichardson = []
for i in range(0, len(df)):
    temp = df.TempProm[i]
    if (temp <= 1.4):
        temp = 0
        URichardson.append(temp)
    if (1.4 < temp <= 2.4):
        temp = 0.5
        URichardson.append(temp)
    if (2.4 < temp and temp <= 9.1):
        temp = 1.0
        URichardson.append(temp)
    if (9.1 < temp and temp <= 12.4):
        temp = 0.5
        URichardson.append(temp)
    if (12.4 < temp and temp <= 15.9):
        temp = 0
```

```

    URichardson.append(temp)
if (15.9 < temp and temp <= 18.0):
    temp = -0.5
    URichardson.append(temp)
if (18.0 < temp):
    temp = -1.0
    URichardson.append(temp)

```

Utilizando el modelo de INIFAP-CECH, donde HF = el número de horas frío por día ($T_i = 10^{\circ}\text{C}$) y HFE = El número de horas frío efectivas por día ($\text{HFE} = \text{HF} - \text{número de horas con } T_i \geq 25^{\circ}\text{C}$). Primero se tienen que crear los arreglos necesarios.

```

AHF = []
for i in range(0,len(df)):
    thf = df['TempProm'][i]
    if(0 < thf and thf <= 10):
        AHF.append(1)
    else:
        AHF.append(0)
AHC = []
for i in range(0,len(df)):
    thc = df['TempProm'][i]
    if (thc >= 25):
        AHC.append(1)
    else:
        AHC.append(0)

```

Se agregan los valores a nuestro dataframe.

```

[IN]
df['Modelo UR']=URichardson
df['aHF']=AHF
df['aHC']=AHC
df.head()

```

```

[OUT]

```

| | Año | Mes | Dia | Hora | TempProm | TMAX | TMIN | ModeloUR | HF | HC | aHF | aHC |
|---|------|-----|-----|------|----------|------|------|----------|----|----|-----|-----|
| 0 | 2018 | 11 | 1 | 0 | 9.130 | 29.6 | 6.1 | 0.5 | 1 | 0 | 1 | 0 |
| 1 | 2018 | 11 | 1 | 1 | 8.560 | 29.6 | 6.1 | 1.0 | 1 | 0 | 1 | 0 |
| 2 | 2018 | 11 | 1 | 2 | 8.830 | 29.6 | 6.1 | 1.0 | 1 | 0 | 1 | 0 |
| 3 | 2018 | 11 | 1 | 3 | 9.130 | 29.6 | 6.1 | 0.5 | 1 | 0 | 1 | 0 |
| 4 | 2018 | 11 | 1 | 4 | 7.924 | 29.6 | 6.1 | 1.0 | 1 | 0 | 1 | 0 |

Para contar cuantos valores se obtienen por día sobre el modelo UR, HF y HC.

```

df["UF24"] = df.groupby(["Año","Mes","Dia"])["Modelo UR"].transform("sum")
df["HF"] = df.groupby(["Año","Mes","Dia"])["aHF"].transform("sum")
df["HC"] = df.groupby(["Año","Mes","Dia"])["aHC"].transform("sum")

df = df.drop(["aHF","aHC","Modelo UR"], 1)

```

Realizando de nuevo los datos repetidos por hora.

```

df = df.drop_duplicates(subset=["Año","Mes","Dia"])
df=df.reset_index(drop=True)

```

Obteniendo el valor acumulado para UF24 y HFE = el número de horas frío efectivas por día ($\text{HFE} = \text{HF} - \text{número de horas con } T \text{ mayor o igual a } 25^{\circ}\text{C}$).

```
[IN]
df['HFE']=df.HF-df.HC
```

```
[OUT]
```

| | Año | Mes | Dia | HorA | TempProm | TMAX | TMIN | HF | HC | UF24 |
|---|------|-----|-----|------|----------|------|------|----|----|-------|
| 0 | 2018 | 11 | 1 | 0 | 9.13 | 29.6 | 6.1 | 8 | 5 | -2.5 |
| 1 | 2018 | 11 | 2 | 0 | 10.79 | 31.4 | 10.0 | 0 | 7 | -9.5 |
| 2 | 2018 | 11 | 3 | 0 | 12.85 | 30.5 | 10.2 | 0 | 8 | -8.5 |
| 3 | 2018 | 11 | 4 | 0 | 13.14 | 31.4 | 11.2 | 0 | 8 | -11.0 |
| 4 | 2018 | 11 | 5 | 0 | 14.41 | 31.2 | 11.1 | 0 | 7 | -8.5 |

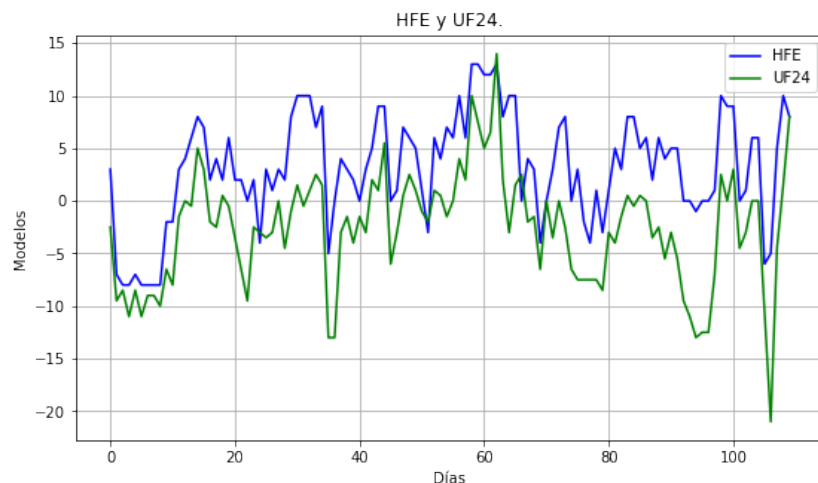
Para graficar ambos modelos. Se muestra en la Figura 1.

```
import matplotlib.pyplot as plt

y1 = [df['HFE'][i] for i in range(0,len(df))]
y2 = [df['UF24'][i] for i in range(0,len(df))]

plt.figure(figsize=(9,5))
plt.plot(y1, label = "HFE", color = 'Blue')
plt.plot(y2, label = "UF24", color = 'Green')
plt.xlabel("Días")
plt.ylabel("Modelos")
plt.legend()
plt.grid()
plt.title('HFE y UF24.')
plt.show()
```

Figura 1: Comparación de ambos modelos



Y por último, se grafican los datos de cada modelo de manera acumulada en la Figura 2, utilizando.

```
y1 = df['HFE'].cumsum()
y2 = df['UF24'].cumsum()

plt.figure(figsize=(9,5))
plt.plot(y1, label = "HFE", color = 'Blue')
plt.plot(y2, label = "UF24", color = 'Green')
```

```
plt.xlabel("Días")
plt.ylabel("Modelos")
plt.legend()
plt.grid()
plt.title('Acumulados de HFE y UF24.')
plt.show()
```

