```
In [1]: # COMPUTACIÓN BLANDA - Sistemas v Computación
       # -----
       # AJUSTES POLTNOMTALES
       # -----
       # Lección 06
         ** Se importan los archivos de trabajo
         ** Se crean las variables
         ** Se generan los modelos
         ** Se grafican las funciones
               ____
       # Se importa la librería del Sistema Operativo
       # Iqualmente, la librería utils v numpy
       import os
      # Directorios: chart y data en el directorio de trabajo
       # DATA DIR es el directorio de los datos
       # CHART DIR es el directorio de los gráficos generados
       from utils import DATA DIR, CHART DIR
       import numpy as np
      # Se eliminan las advertencias por el uso de funciones que
       # en el futuro cambiarán
      np.seterr(all='ignore')
      # Se importa la librería scipy y matplotlib
```

```
import scipy as sp
import matplotlib.pvplot as plt
# Datos de trabajo
data = np.genfromtxt(os.path.join(DATA DIR, "web traffic.tsv"),
                     delimiter="\t")
# Se establece el tipo de dato
data = np.array(data, dtype=np.float64)
print(data[:10])
print(data.shape)
# Se definen los colores
\# q = qreen, k = black, b = blue, m = magenta, r = red
\# q = verde, k = negro, b = azul, m = magenta, r = rojo
colors = ['g', 'k', 'b', 'm', 'r']
# Se definen los tipos de líneas
# los cuales serán utilizados en las gráficas
linestyles = ['-', '-.', '--', ':', '-']
# Se crea el vector x, correspondiente a la primera columna de data
# Se crea el vercot y, correspondiente a la segunda columna de data
x = data[:, 0]
v = data[:, 1]
# la función isnan(vector) devuelve un vector en el cual los TRUE
# son valores de tipo nan, y los valores FALSE son valores diferentes
# a nan. Con esta información, este vector permite realizar
# transformaciones a otros vectores (o al mismo vector), y realizar
# operaciones como sumar el número de posiciones TRUE, con lo
```

```
# cual se calcula el total de valores tipo nan
print("Número de entradas incorrectas:", np.sum(np.isnan(y)))
# Se eliminan los datos incorrectos
# Los valores nan en el vector v deben eliminarse
# Para ello se crea un vector TRUE v FALSE basado en isnan
# Al negar dichos valores (~), los valores que son FALSE se vuelven
# TRUE, v se corresponden con aquellos valores que NO son nan
# Si el vector x, que contiene los valores en el eje x, se afectan
# a partir de dicho valores lógicos, se genera un nuevo vector en
# el que solos se toman aquellos que son TRUE. Por tanto, se crea
# un nuevo vector x, en el cual han desaparecido los correspondientes
# valores de v que son nan
# Esto mismo se aplica, pero sobre el vector y, lo cual hace que tanto
# x como y queden completamente sincronizados: sin valores nan
x = x[\sim np.isnan(y)]
v = v [\sim np.isnan(v)]
# CON ESTA FUNCIÓN SE DEFINE UN MODELO, EL CUAL CONTIENE
# el comportamiento de un ajuste con base en un grado polinomial
# elegido
def plot models(x, y, models, fname, mx=None, ymax=None, xmin=None):
    ''' dibujar datos de entrada '''
    # Crea una nueva figura, o activa una existente.
    # num = identificador, fiqsize: anchura, altura
    plt.figure(num=None, figsize=(8, 6))
    # Borra el espacio de la figura
```

```
plt.clf()
# Un aráfico de dispersión de v frente a x con diferentes tamaños
# v colores de marcador (tamaño = 10)
plt.scatter(x, v, s=10)
# Títulos de la figura
# Título superior
plt.title("Tráfico Web en el último mes")
# Título en la base
plt.xlabel("Tiempo")
# Título Lateral
plt.vlabel("Solicitudes/Hora")
# Obtiene o establece las ubicaciones de las marcas
# actuales v las etiquetas del eie x.
# Los primeros corchetes ([]) se refieren a las marcas en x
# Los siguientes corchetes ([]) se refieren a las etiquetas
# En el primer corchete se tiene: 1*7*24 + 2*7*24 + ... hasta
# completar el total de puntos en el eje horizontal, según
# el tamaño del vector x
# Además, se aprovecha para calcular los valores de w, los
# cuales se agrupan en paquetes de w*7*24. Esto permite
# determinar los valores de w desde 1 hasta 5, indicando
# con ello que se tiene un poco más de 4 semanas
# Estos valores se utilizan en el segundo corchete para
# escribir las etiquetas basadas en estos valores de w
```

```
# Por tanto, se escriben etiquetas para w desde 1 hasta
# 4. Lo cual constituve las semanas analizadas
plt.xticks(
    [w * 7 * 24  for w  in range(10)],
    ['semana %i' % w for w in range(10)])
# Aquí se evalúa el tipo de modelo recibido
# Si no se envía ninauno. no se dibuia ninauna curva de aiuste
if models:
    # Si no se define ningún valor para mx (revisar el
    # código más adelante), el valor de mx será
    # calculado con la función linspace
    # NOTA: linspace devuelve números espaciados uniformemente
    # durante un intervalo especificado. En este caso, sobre
    # el conjunto de valores x establecido
    if mx is None:
        mx = np.linspace(0, x[-1], 1000)
    # La función zip () toma elementos iterables
    # (puede ser cero o más), los agrega en una tupla v los devuelve
    # Aquí se realiza un ciclo .....
    for model, style, color in zip(models, linestyles, colors):
        # print "Modelo:",model
        # print "Coeffs:", model.coeffs
        plt.plot(mx, model(mx), linestyle=style, linewidth=2, c=color)
    plt.legend(["d=%i" % m.order for m in models], loc="upper left")
```

```
plt.autoscale(tight=True)
    plt.ylim(ymin=0)
    if ymax:
        plt.ylim(ymax=ymax)
    if xmin:
        plt.xlim(xmin=xmin)
    plt.grid(True, linestyle='-', color='0.75')
    plt.savefig(fname)
# Primera mirada a Los datos
plot models(x, y, None, os.path.join(CHART DIR, "1400 01 01.png"))
# Crea v dibuja los modelos de datos
fp1. res1, rank1, sv1, rcond1 = np.polyfit(x, y, 1, full=True)
print("Parámetros del modelo fp1: %s" % fp1)
print("Error del modelo fp1:", res1)
f1 = sp.poly1d(fp1)
fp2, res2, rank2, sv2, rcond2 = np.polyfit(x, y, 2, full=True)
print("Parámetros del modelo fp2: %s" % fp2)
print("Error del modelo fp2:", res2)
f2 = sp.poly1d(fp2)
f3 = sp.poly1d(np.polyfit(x, y, 3))
f10 = sp.poly1d(np.polyfit(x, y, 10))
f100 = sp.poly1d(np.polyfit(x, y, 100))
# Se grafican los modelos
plot_models(x, y, [f1], os.path.join(CHART_DIR, "1400_01_02.png"))
plot models(x, y, [f1, f2], os.path.join(CHART DIR, "1400 01 03.png"))
```

```
plot models(
    x, y, [f1, f2, f3, f10, f100], os.path.join(CHART DIR,
                                                 "1400 01 04.png"))
# Ajusta v dibuja un modelo utilizando el conocimiento del punto
# de inflexión
inflexion = 3.5 * 7 * 24
xa = x[:int(inflexion)]
ya = y[:int(inflexion)]
xb = x[int(inflexion):]
yb = y[int(inflexion):]
# Se grafican dos líneas rectas
fa = sp.poly1d(np.polyfit(xa, ya, 1))
fb = sp.poly1d(np.polyfit(xb, yb, 1))
# Se presenta el modelo basado en el punto de inflexión
plot models(x, y, [fa, fb], os.path.join(CHART DIR, "1400 01 05.png"))
# Función de error
def error(f, x, y):
    return np.sum((f(x) - y) ** 2)
# Se imprimen los errores
print("Errores para el conjunto completo de datos:")
for f in [f1, f2, f3, f10, f100]:
    print("Error d=%i: %f" % (f.order, error(f, x, y)))
```

```
print("Errores solamente después del punto de inflexión")
for f in [f1, f2, f3, f10, f100]:
    print("Error d=%i: %f" % (f.order, error(f, xb, vb)))
print("Error de inflexión=%f" % (error(fa, xa, ya) + error(fb, xb, yb)))
# Se extrapola de modo que se proyecten respuestas en el futuro
plot models(
    x, y, [f1, f2, f3, f10, f100],
    os.path.join(CHART DIR, "1400 01 06.png"),
    mx=np.linspace(0 * 7 * 24, 6 * 7 * 24, 100),
    ymax=10000, xmin=0 * 7 * 24)
print("Entrenamiento de datos únicamente despúes del punto de inflexión")
fb1 = fb
fb2 = sp.poly1d(np.polyfit(xb, yb, 2))
fb3 = sp.poly1d(np.polyfit(xb, yb, 3))
fb10 = sp.poly1d(np.polyfit(xb, yb, 10))
fb100 = sp.poly1d(np.polyfit(xb, yb, 100))
print("Errores después del punto de inflexión")
for f in [fb1, fb2, fb3, fb10, fb100]:
    print("Error d=%i: %f" % (f.order, error(f, xb, yb)))
# Gráficas después del punto de inflexión
plot models(
    x, y, [fb1, fb2, fb3, fb10, fb100],
    os.path.join(CHART DIR, "1400 01 07.png"),
    mx=np.linspace(0 * 7 * 24, 6 * 7 * 24, 100),
    ymax=10000, xmin=0 * 7 * 24)
```

```
# Separa el entrenamiento de los datos de prueba
frac = 0.3
split idx = int(frac * len(xb))
shuffled = sp.random.permutation(list(range(len(xb))))
test = sorted(shuffled[:split idx])
train = sorted(shuffled[split idx:])
fbt1 = sp.polv1d(np.polvfit(xb[train], vb[train], 1))
fbt2 = sp.poly1d(np.polyfit(xb[train], yb[train], 2))
print("fbt2(x)= \n^{s}" % fbt2)
print("fbt2(x)-100,000= \n%s" \% (fbt2-100000))
fbt3 = sp.polv1d(np.polyfit(xb[train], yb[train], 3))
fbt10 = sp.poly1d(np.polyfit(xb[train], yb[train], 10))
fbt100 = sp.polv1d(np.polvfit(xb[train], vb[train], 100))
print("Prueba de error para después del punto de inflexión")
for f in [fbt1, fbt2, fbt3, fbt10, fbt100]:
    print("Error d=%i: %f" % (f.order, error(f, xb[test], vb[test])))
plot models(
    x, y, [fbt1, fbt2, fbt3, fbt10, fbt100],
    os.path.join(CHART DIR, "1400 01 08.png"),
    mx=np.linspace(0 * 7 * 24, 6 * 7 * 24, 100),
    vmax=10000, xmin=0 * 7 * 24)
from scipy.optimize import fsolve
print(fbt2)
print(fbt2 - 100000)
alcanzado max = fsolve(fbt2 - 100000, x0=800) / (7 * 24)
print("\n100,000 solicitudes/hora esperados en la semana %f" %
      alcanzado max[0])
```

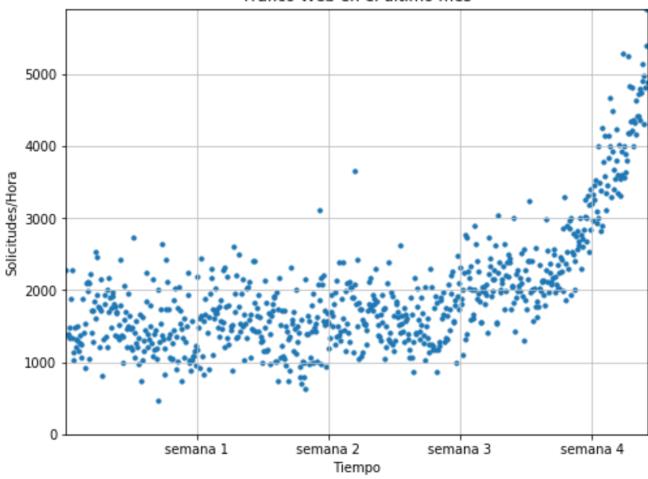
```
[[1.000e+00 2.272e+03]
 [2.000e+00
                  nanl
 [3.000e+00 1.386e+03]
 [4.000e+00 1.365e+03]
 [5.000e+00 1.488e+03]
 [6.000e+00 1.337e+03]
 [7.000e+00 1.883e+03]
 [8.000e+00 2.283e+03]
 [9.000e+00 1.335e+03]
 [1.000e+01 1.025e+03]]
(743, 2)
Número de entradas incorrectas: 8
Parámetros del modelo fp1: [ 2.59619213 989.02487106]
Error del modelo fp1: [3.17389767e+08]
Parámetros del modelo fp2: [ 1.05322215e-02 -5.26545650e+00 1.97476082e+03]
Error del modelo fp2: [1.79983508e+08]
C:\Users\Usuario UTP\anaconda3\lib\site-packages\IPython\core\interactiveshell.
py:3331: RankWarning: Polyfit may be poorly conditioned
  exec(code obj, self.user global ns, self.user ns)
```

```
Errores para el conjunto completo de datos:
Frror d=1: 317389767 339778
Frror d=2: 179983507.878179
Frror d=3: 139350144.031725
Frror d=10: 121942326.363474
Frror d=53: 109452384.924682
Errores solamente después del punto de inflexión
Frror d=1: 145045835.134473
Frror d=2: 61116348.809620
Error d=3: 33214248.905597
Frror d=10: 21611594 264209
Frror d=53: 18656085.130466
Frror de inflexión=132950348.197616
Entrenamiento de datos únicamente despúes del punto de inflexión
C:\Users\Usuario UTP\anaconda3\lib\site-packages\IPython\core\interactiveshell.
py:3331: RankWarning: Polyfit may be poorly conditioned
  exec(code obj, self.user global ns, self.user ns)
C:\Users\Usuario UTP\anaconda3\lib\site-packages\IPython\core\interactiveshell.
py:3331: RankWarning: Polyfit may be poorly conditioned
  exec(code obj, self.user global ns, self.user ns)
```

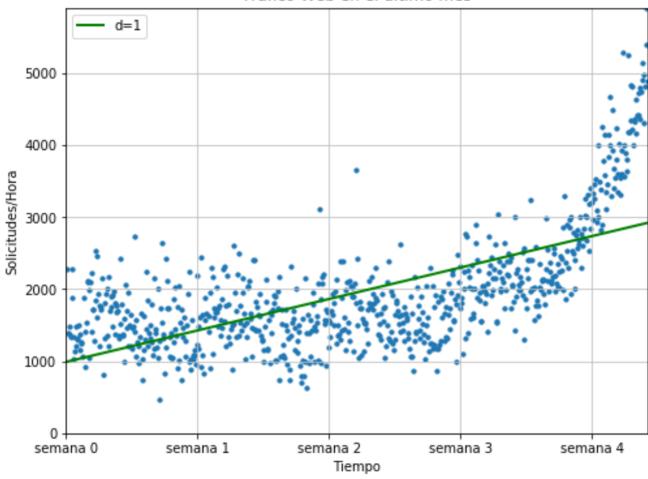
```
Errores después del punto de inflexión
Frror d=1: 22143941 107618
Frror d=2: 19768846 989176
Frror d=3: 19766452.361027
Frror d=10: 18949296.733070
Frror d=53: 18300664.870091
fbt2(x)=
0.08274 \times - 89.9 \times + 2.616e + 04
fbt2(x)-100,000=
0.08274 \times - 89.9 \times - 7.384e + 04
Prueba de error para después del punto de inflexión
Frror d=1: 5753577.639936
Error d=2: 5274976.207879
Error d=3: 5379071.240389
Frror d=10: 5964881.639423
Error d=53: 7216981.588799
C:\Users\Usuario UTP\anaconda3\lib\site-packages\IPython\core\interactiveshell.
py:3331: RankWarning: Polyfit may be poorly conditioned
  exec(code obj, self.user global ns, self.user ns)
C:\Users\Usuario UTP\anaconda3\lib\site-packages\IPython\core\interactiveshell.
py:3331: RankWarning: Polyfit may be poorly conditioned
  exec(code obj, self.user global ns, self.user ns)
0.08274 \times - 89.9 \times + 2.616e + 04
0.08274 \times - 89.9 \times - 7.384e + 04
```

100,000 solicitudes/hora esperados en la semana 9.720614

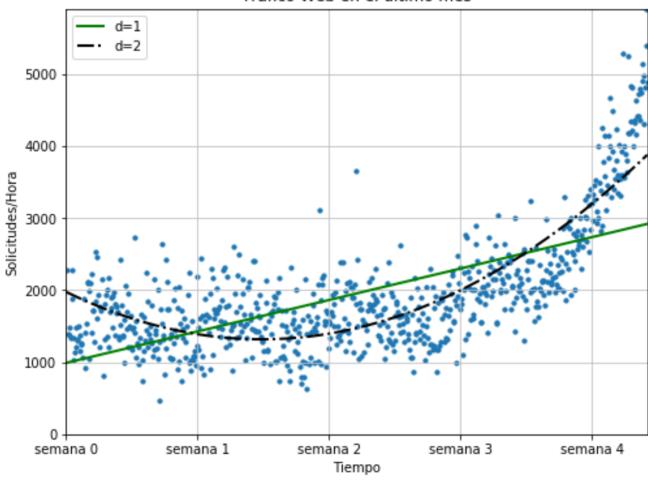




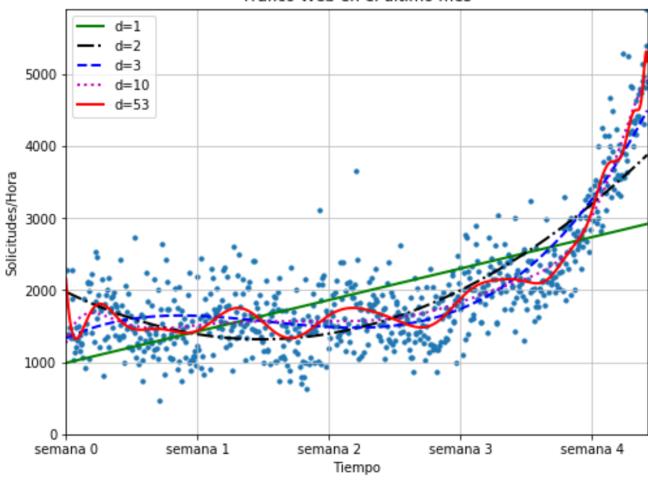
Tráfico Web en el último mes



Tráfico Web en el último mes



Tráfico Web en el último mes



Tráfico Web en el último mes

