Analisis

September 17, 2015

1 Análisis de los datos obtenidos

2.193277

max

3.000000

Producción del día 20 de Julio de 2015

Los datos del experimento: * Hora de inicio: 09:56 * Hora final : 10:1 * T : 135° C * $V_{min}tractora$: 1mm/s * $V_{max}tractora$: 3mm/s

Se desea comprobar si el filamento que podemos llegar a extruir con el sistema de la tractora puede llegar a ser bueno como para regularlo.

```
In [2]: %pylab inline
        #Importamos las librerías utilizadas
        import numpy as np
        import pandas as pd
        import seaborn as sns
Populating the interactive namespace from numpy and matplotlib
In [3]: #Mostramos las versiones usadas de cada librerías
        print ("Numpy v{}".format(np.__version__))
        print ("Pandas v{}".format(pd.__version__))
        print ("Seaborn v{}".format(sns.__version__))
Numpy v1.9.2
Pandas v0.16.2
Seaborn v0.6.0
In [4]: #Abrimos el fichero csv con los datos de la muestra
        datos = pd.read_csv('datos.csv')
In [5]: #Almacenamos en una lista las columnas del fichero con las que vamos a trabajar
        columns = ['Diametro X', 'VELOCIDAD']
In [6]: #Mostramos un resumen de los datos obtenidoss
        datos[columns].describe()
        #datos.describe().loc['mean',['Diametro X [mm]', 'Diametro Y [mm]']]
Out[6]:
               Diametro X
                            VELOCIDAD
               203.000000 203.000000
        count
        mean
                 1.595262
                             1.955665
        std
                 0.253779
                             1.001486
                 1.080699
                             1.000000
        min
                 1.396121
                             1.000000
        25%
        50%
                 1.585374
                             1.000000
        75%
                 1.809036
                             3.000000
```

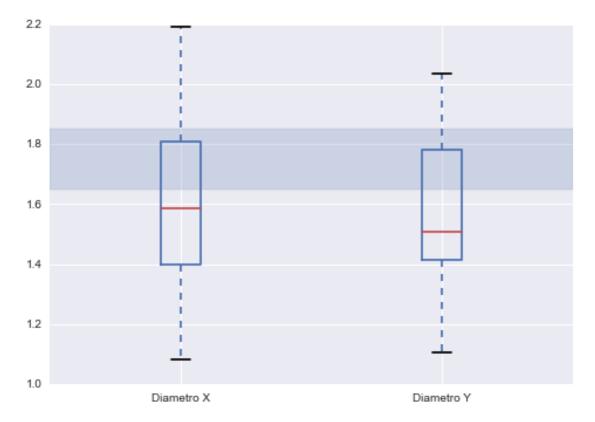
Representamos ambos diámetro y la velocidad de la tractora en la misma gráfica

```
In [26]: #datos.ix[:, "Diametro X":"Diametro Y"].plot(secondary_y=['VELOCIDAD'],figsize=(16,10),ylim=(0
          \#graf = datos[columns].plot(secondary\_y=['VELOCIDAD'],ylim=(1,2.5),figsize=(10,5),title='Relaction']
          #graf.axhspan(1.65,1.85, alpha=0.2)
          #datos['RPM TRAC'].plot(secondary_y='RPM TRAC')
          fig, ax1 = plt.subplots()
          ax1.plot(datos['VELOCIDAD'], 'b-')
          ax1.set_xlabel('Tiempo (s)')
          ax1.set_ylabel('Velocidad de tracción (RPM)', color='b')
          ax1.set_ylim(0.5,3.1)
          ax1.set_xlim(-1,200)
          ax2 = ax1.twinx()
          ax2.plot(datos['Diametro X'], 'r-')
          ax2.set_ylabel('Diámetro (mm)', color='r')
          ax2.set_ylim(0.5, 3.1)
          ax2.set_xlim(-1,200)
         plt.axhspan(1.65,1.85, alpha=0.2)
         plt.figure(figsize=(10,5))
         plt.show()
        3.0
                                                                                         3.0
        2.5
                                                                                         2.5
     Velocidad de tracción (RPM)
                                                                                         2.0 (mm)
Diámetro (mm)
        2.0
        1.5
                                                                                         1.0
        1.0
        0.5
                                                                                         0.5
                              50
                                                 100
                                                                   150
                                                                                      200
```

```
<matplotlib.figure.Figure at 0x8d06490>
```

Tiempo (s)

Out[27]: <matplotlib.patches.Polygon at 0x869d5b0>

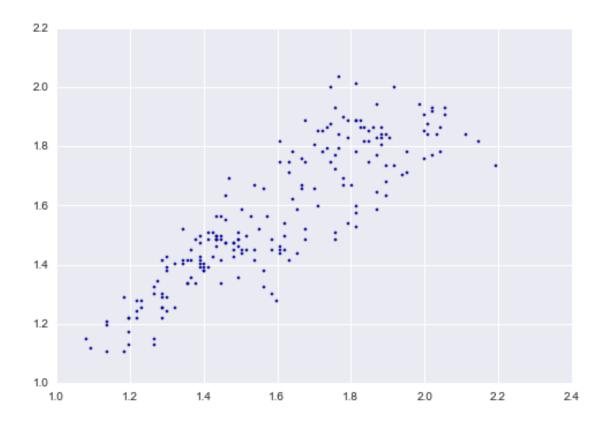


Con esta segunda aproximación se ha conseguido estabilizar los datos. Se va a tratar de bajar ese porcentaje. Como cuarta aproximación, vamos a modificar las velocidades de tracción. El rango de velocidades propuesto es de 1.5 a 5.3, manteniendo los incrementos del sistema experto como en el actual ensayo.

Comparativa de Diametro X frente a Diametro Y para ver el ratio del filamento

```
In [9]: plt.scatter(x=datos['Diametro X'], y=datos['Diametro Y'], marker='.')
```

Out[9]: <matplotlib.collections.PathCollection at 0x8953ad0>



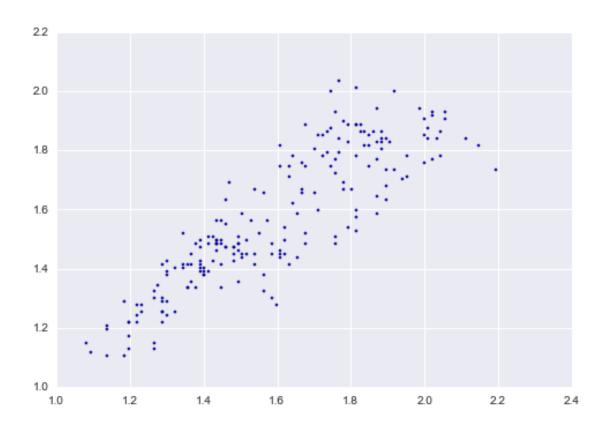
2 Filtrado de datos

Las muestras tomadas $d_x>=0.9$ or $d_y>=0.9$ las asumimos como error del sensor, por ello las filtramos de las muestras tomadas.

```
In [10]: datos_filtrados = datos[(datos['Diametro X'] >= 0.9) & (datos['Diametro Y'] >= 0.9)]
In [11]: #datos_filtrados.ix[:, "Diametro X":"Diametro Y"].boxplot(return_type='axes')
```

2.1 Representación de X/Y

```
In [12]: plt.scatter(x=datos_filtrados['Diametro X'], y=datos_filtrados['Diametro Y'], marker='.')
Out[12]: <matplotlib.collections.PathCollection at 0x899cb90>
```



3 Analizamos datos del ratio

```
In [13]: ratio = datos_filtrados['Diametro X']/datos_filtrados['Diametro Y']
         ratio.describe()
Out[13]: count
                   203.000000
         mean
                     1.018532
         std
                     0.078369
                     0.869402
         min
         25%
                     0.960464
         50%
                     1.007268
         75%
                     1.066282
                     1.263562
         max
         dtype: float64
In [14]: rolling_mean = pd.rolling_mean(ratio, 50)
         rolling_std = pd.rolling_std(ratio, 50)
         rolling_mean.plot(figsize=(12,6))
          \textit{\# plt.fill\_between(ratio, y1=rolling\_mean+rolling\_std, y2=rolling\_mean-rolling\_std, alpha=0.5) } 
         ratio.plot(figsize=(12,6), alpha=0.6, ylim=(0.5,1.5))
Out[14]: <matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x89bddf0>
```

