

# Escalona\_Joaquín\_8

September 2018

## Ejercicio 1

En el archivo de la imagen, localize la cabecera de la imagen. Esta esta compuesta de una lista de key words.

En este ejercicio se requerirán las siguientes librerías de Python:

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from astropy.io import fits
from matplotlib.colors import LogNorm
```

**Escriban un programa que imprima la cabecera, y que identifique el numero de pixels que tiene la imagen (Nx y Ny), la escala de ángulo de cada pixel en arcsec (arcos de segundo), y la coordenada referencial de la imagen.**

Abrimos el archivo y luego aplicamos el método `info()` para ver la estructura del FITS y saber cómo está construido.

```
hdulist = fits.open('onc_24.fits')
hdulist.info()
```

out:

No.	Name	Ver	Type	Cards	Dimensions	Format
0	PRIMARY	1	PrimaryHDU	107	(3442, 5614)	float32

Vemos que sólo tiene un HDU, con número 0. Para mostrar el **header** hacemos:

```
header = hdulist[0].header
header
```

out:

```
SIMPLE = T / Fits standard
BITPIX = -32 / Bits per pixel
NAXIS = 2 / Number of axes
NAXIS1 = 3442 / Axis length
NAXIS2 = 5614 / Axis length
EXTEND = F / File may contain extensions
ORIGIN = 'NOAO-IRAF FITS Image Kernel July 1999' / FITS file originator
DATE = '2005-01-24T18:21:35' / Date FITS file was generated
IRAF-TLM= '11:21:30 (24/01/2005)' / Time of last modification
OBJECT = 'Trapezium' / Name of the object observed
```

```

COMMENT Begin Mips_enhancer specific processing information
COMMENT File created by Mips_enhancer, part 3 of MIPS team DAT
ME_VER = 'v2.80 (23 Jul 2004)' / Version of Mips_enhancer
ME_ARRAY=          24 / Mosaic for 24 micron array
ME_BCDNO=          2475 / Number of BCDs used to create Mosaic
ME_NTILE=          100 / Number of Tiles
ME_XTILE=          10 / Number of tiles in X direction
ME_YTILE=          10 / Number of tiles in Y direction
ME_SCALE=          0.5 / Pixel Scale of Mosaic pixels
ME_DIST =          T / Geometrical Distortion Applied
MEBOOSTF=          T / Not using Boost Frames in Mosaic
MEREJECT=          1 / Number of DCEs to reject after stim
METHRESH=         -1. / Threshold ratio for outlier rejection
MEOUTMED=          T / Outlier rejection based on median
MESIGCUT=          4. / Sigma clipping for Outliers
MESIGTOL=          10. / Sigma tolerance on iterating on Outliers
MESTDEV=           T / Outlier Rejection uses calculated STDEV
MEMINPT =          3 / Min Points per pixel for Outliers
MEMAXIT =          30 / Maximum number of iterations in outlier reject
MEW2 =             T / Weighting of fluxes based on overlap area
ME_MEANF=          T / Subpixel flux determined by weighted average
CRVAL1 =           83.8126875689956 / RA reference point (deg)
CRVAL2 =          -5.35082057093471 / DEC reference point (deg)
XPIXSIZE=          1.24500000476837 / x pixel scale (arc seconds/pixel)
YPIXSIZE=          1.24500000476837 / y pixel scale (arc seconds/pixel)
BCDXPIX=           2.4942549020052 / Original BCD x pixel scale (arc seconds/pixel)
BCDYPIX=           2.59914897221395 / Original BCD y pixel scale (arc seconds/pixel)
MECROTA2=          0. / Mosaic CROTA2 (degrees)
CD1_1 = -0.0003458333334657881 / CD matrix element 1_1
CD1_2 =           0. / CD matrix element 1_2
CD2_1 =           0. / CD matrix element 2_1
CD2_2 = 0.0003458333334657881 / CD matrix element 2_2
MEXRANGE=          35.8145 / x range in arc minutes
MEYRANGE=          58.5565 / y range in arc minutes
CRPIX1 =           1716.5 / x reference point
CRPIX2 =           2822.5 / y reference point
CTYPE1 = 'RA---TAN' / CTYPE1
CTYPE2 = 'DEC--TAN' / CTYPE2
EFILE0 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg10_3s.cal.fits' / Input files used to cr
EFILE1 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg11_3s.cal.fits' / Input files used to cr
EFILE2 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg12_3s.cal.fits' / Input files used to cr
EFILE3 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg13_3s.cal.fits' / Input files used to cr
EFILE4 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg1_3s.cal.fits' / Input files used to cre
EFILE5 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg14_3s.cal.fits' / Input files used to cr
EFILE6 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg15_3s.cal.fits' / Input files used to cr
EFILE7 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg16_3s.cal.fits' / Input files used to cr
EFILE8 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg17_3s.cal.fits' / Input files used to cr
EFILE9 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg18_3s.cal.fits' / Input files used to cr
EFILE10 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg19_3s.cal.fits' / Input files used to cr
EFILE11 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg20_3s.cal.fits' / Input files used to cr
EFILE12 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg21_3s.cal.fits' / Input files used to cr
EFILE13 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg22_3s.cal.fits' / Input files used to cr
EFILE14 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg23_3s.cal.fits' / Input files used to cr
EFILE15 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg2_3s.cal.fits' / Input files used to cre
EFILE16 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg24_3s.cal.fits' / Input files used to cr
EFILE17 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg25_3s.cal.fits' / Input files used to cr
EFILE18 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg3_3s.cal.fits' / Input files used to cre
EFILE19 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg4_3s.cal.fits' / Input files used to cre
EFILE20 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg5_3s.cal.fits' / Input files used to cre
EFILE21 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg6_3s.cal.fits' / Input files used to cre

```

```

EFILE22 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg7_3s.cal.fits' / Input files used to cre
EFILE23 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg8_3s.cal.fits' / Input files used to cre
EFILE24 = 'mips_AOR_4322816_scn_A24_leg9_3s.cal.fits' / Input files used to cre
COMMENT *****
COMMENT Plane 1: Signal
COMMENT Plane 2: Uncertainty in signal
COMMENT Plane 3: Data flag
COMMENT Plane 4: Total Overlap

```

Para el resto de lo solicitado, escribimos

```

print 'El número de pixeles Nx es:', header['NAXIS1']
print 'El número de pixeles Ny es:', header['NAXIS2']
print 'La escala de ángulo de cada pixel Nx en arcsec es:', header['XPIXSIZE']
print 'La escala de ángulo de cada pixel Ny en arcsec es:', header['YPIXSIZE']
print 'La coordenada referencial Nx de la imagen es:', header['CRPIX1']
print 'La coordenada referencial Ny de la imagen es:', header['CRPIX2']

```

out:

```

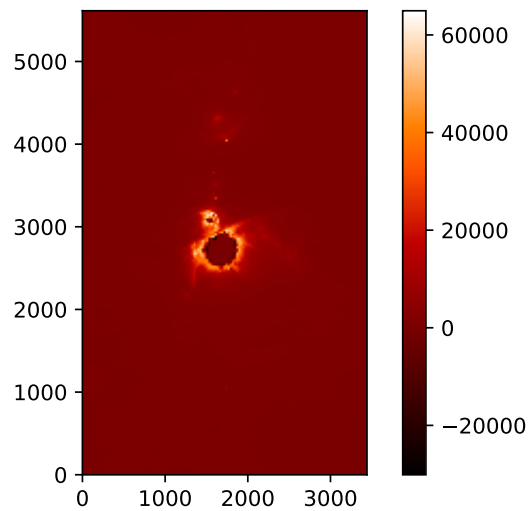
El numero de pixeles Nx es: 3442
El numero de pixeles Ny es: 5614
La escala de angulo de cada pixel Nx en arcsec es: 1.24500000477
La escala de angulo de cada pixel Ny en arcsec es: 1.24500000477
La coordenada referencial Nx de la imagen es: 1716.5
La coordenada referencial Ny de la imagen es: 2822.5

```

## Hagan una figura en color de la imagen.

Cargamos los datos del archivo FITS con `data = hdulist[0].data` y plotamos con

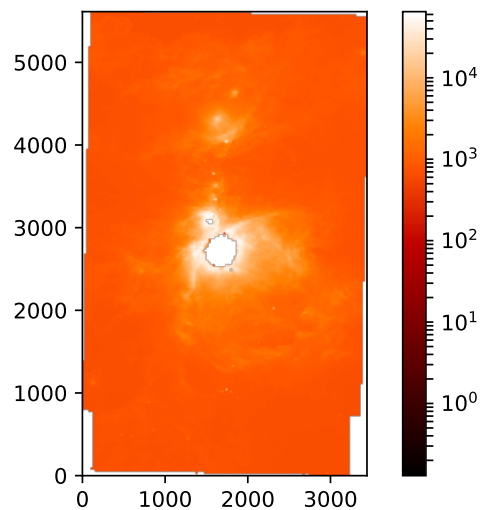
```
plt.imshow(data, origin='lower', cmap= plt.cm.gist_heat)  
plt.colorbar()  
plt.show()
```



## Hagan una figura en color de la imagen, pero a escala logarítmica en los flujos.

Con el paquete `LogNorm` cargado, escribimos:

```
plt.imshow(data, origin='lower', cmap= plt.cm.gist_heat, norm=LogNorm())  
plt.colorbar()  
plt.show()
```



## Ejercicio 2

Modifiquen su programa de las pelotitas para que:

**Se inicialice siempre con la misma distribución (aleatoria) de posiciones, pero que las velocidades cambien cada vez que corran el programa.**

```
# -*- coding: utf-8

import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

# Creación de ejes
plt.axis([-10, 10, -10, 10,])
# n bolas (10 bolas en este caso)
n = 10
# La velocidad cambiará cada vez que se ejecuta el programa
vel = (0.3 * np.random.normal(size=n*2)).reshape(n, 2)
np.random.seed(0) # se fija el seed del generador
# los números siguen siendo aleatorios pero con el seed la distribución es la misma
pos = (20 * np.random.sample(n*2) - 10).reshape(n, 2)
# tamaño del radio de las bolas
sizes = 100 * np.random.sample(n) + 100
# crea 10 bloques de datos de 1 fila y 4 columnas cada uno
colors = np.random.sample([n, 3])
circles = plt.scatter(pos[:, 0], pos[:, 1], marker = 'o', s = sizes, c=colors)
# se realizarán 100 iteraciones
for i in range(100):
    pos = pos + vel
    bounce = abs(pos) > 10
    vel[bounce] = -vel[bounce]
    circles.set_offsets(pos)
    plt.pause(0.05)
```

**Incluyan un “campo de gravedad” en el centro de la caja (con el centro en 0,0) modificando las velocidades directamente en el código.**

Para el desarrollo de este ejercicio tuve la ayuda de Nicolás Sandoval.

```
# -*- coding: utf-8

import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

# Configuración de ejes
with plt.xkcd():
    plt.axis([-10, 10, -10, 10])
    # Se añadirá "punto con gravedad"
    plt.plot(0, 0, marker = '*', c='r')
    # Para mayor elegancia (no caos), elegimos 1 bolita
    n = 1
    pos = (20 * np.random.sample(n*2) - 10).reshape(n, 2)
    vel = (0.1 * np.random.normal(size=n*2)).reshape(n, 2)
    sizes = 100 * np.random.sample(n) + 100
    circles = plt.scatter(pos[:, 0], pos[:, 1], marker = 'o', s=sizes, c='g')
    for i in range(100):
```

```

#distancia al centro
dis = np.sqrt(pos[:,0]**2 + pos[:,1]**2)
#aceleracion (reducido en su decima parte)
ace = (-1/(15 + dis**2))/0.1
a_x = (ace)*pos[:,0]
a_y = (ace)*pos[:,1]
#velocidades
vel[:,0] = vel[:,0] + a_x
vel[:,1] = vel[:,1] + a_y
pos = pos + vel
bounce = abs(pos)>10
circles.set_offsets(pos)
plt.pause(0.05)

```

[pinchando este link](#) podremos ver un video con el resultado del código.

**Hagan lo mismo que en (2) pero usando una función para calcular las velocidades nuevas en cada iteración.**

```

 -*-coding: utf-8

import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

#funcion para vel en eje x
def vel_x(x):
    return x + a_x
#funcion para vel en eje y
def vel_y(y):
    return y + a_y

#Configuración de ejes
with plt.xkcd():
    plt.axis([-10,10,-10,10])
#Se añadirá "punto con gravedad"
    plt.plot(0,0, marker = '*',c='r')
#Para mayor elegancia (no caos), elegimos 1 bolita
n = 1
pos = (20*np.random.sample(n*2) - 10).reshape(n,2)
vel = (0.1*np.random.normal(size=n*2)).reshape(n,2)
sizes = 100*np.random.sample(n)+100
circles = plt.scatter(pos[:,0],pos[:,1],marker = 'o', s=sizes, c='g')
for i in range(100):
    x = vel[:,0]
    y = vel[:,1]
    #distancia al centro
    dis = np.sqrt(pos[:,0]**2 + pos[:,1]**2)
    #aceleracion (reducido en su decima parte)
    ace = (-1/(15 + dis**2))/0.1
    a_x = (ace)*pos[:,0]
    a_y = (ace)*pos[:,1]
    #velocidades
    vel[:,0] = vel_x(x)
    vel[:,1] = vel_y(y)
    pos = pos + vel
    bounce = abs(pos)>10

```

```

circles.set_offsets(pos)
#imprime cada velocidad
print '{} , {}'.format(vel_x(x),vel_y(y))
with plt.xkcd():
    plt.pause(0.05)

```

**Finalmente, hagan un gráfico de contornos (contour plot) de su campo de gravedad.**

```

#-*-coding: utf-8

import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

#Configuración de ejes
with plt.xkcd():
    plt.axis([-10,10,-10,10])
#Se añadirá "punto con gravedad"
    plt.plot(0,0, marker = '*',c='r')
xx = np.linspace(-10,10,100)
yy = np.linspace(-10,10,100)
X,Y = np.meshgrid(xx,yy)
D = np.sqrt(X**2 + Y**2)
Z = -1./ (15 + D**2)
cont = plt.contour(X,Y,Z,10)
#Para mayor elegancia (no caos), elegimos 1 bolita
n = 1
pos = (20*np.random.sample(n*2) - 10).reshape(n,2)
vel = (0.1*np.random.normal(size=n*2)).reshape(n,2)
sizes = 100*np.random.sample(n)+100
circles = plt.scatter(pos[:,0],pos[:,1],marker = 'o', s=sizes, c='g')

for i in range(100):
    #distancia al centro
    dis = np.sqrt(pos[:,0]**2 + pos[:,1]**2)
    #aceleracion (reducido en su decima parte)
    ace = (-1/(15 + dis**2))/0.1
    a_x = (ace)*pos[:,0]
    a_y = (ace)*pos[:,1]
    #velocidades
    vel[:,0] = vel[:,0] + a_x
    vel[:,1] = vel[:,1] + a_y
    pos = pos + vel
    bounce = abs(pos)>10
    circles.set_offsets(pos)
    with plt.xkcd():
        plt.pause(0.05)

```

## Ejercicio 3

Usen urllib2 para bajar datos del www. [Aquí](https://fits.gsfc.nasa.gov/nrao_data/samples/hst/w0ck0101t_c0h.fit.gz) hay datos en formato FITS: (los archivos FITS terminan en fit.gz, donde gz significa que están comprimidos). Usen la imagen w0ck0101t\_c0h.fit.gz. Usen urllib2.urlopen(), urlptr.read(), urlptr.close(), y open, write, write y close para bajar el archivo y escribirlo en formato fits a disco. usen os.listdir para verificar si el archivo se bajo bien. Abran el archivo, y hagan un plot de la imagen (en escala “log” se vera mejor). Que es el objeto en la imagen?

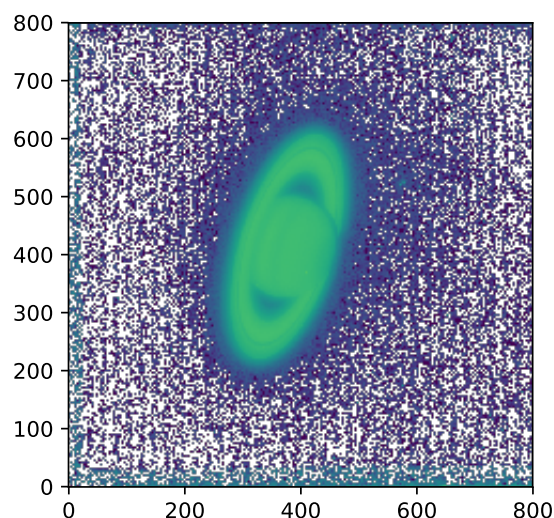
Gracias a **Ibhar** y a **Franco** por ayudarme en el desarrollo de este ejercicio.

```
import urllib2
from astropy.io import fits
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from matplotlib.colors import LogNorm
import os

#link hacia el archivo
link = ('https://fits.gsfc.nasa.gov/nrao_data/samples/hst/w0ck0101t_c0h.fit.gz')
#lo renombramos
name = ('archivo.gz')
#lo descargamos
desc = urllib2.urlopen(link)

save = file(name, 'w')
#escribimos mientras se descarga el archivo
save.write(desc.read())
save.close()
#verificamos el archivo descargado
print os.listdir('.')

hdu = fits.open('archivo.gz')
data = hdu[0].data[0, :, :]
plt.imshow(data, origin='lower', norm=LogNorm())
```





El objeto es el hermosísimo **Saturno**