







Python es un entorno de trabajo útil para cálculos científicos, trabajo con base de datos, operaciones financieras y gestión de páginas web

Ventajas de la programación en Python:

- Es Open Source
- Enfatiza la productividad y facilidad en el código
- Esta orientado a objetos.
- Es compatible con equipos Mac, Windows y Linux.

```
self._pineapple_allowed = False

@property
def pineapple_allowed(self):
    return self._pineapple_allowed

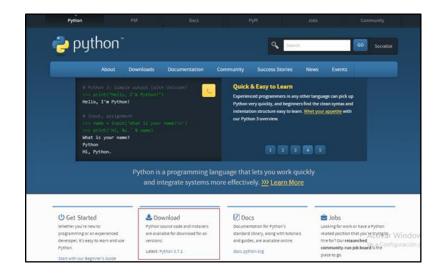
@pineapple_allowed.setter
def pineapple_allowed(self, value):
    if value:
        password = input("Introduzca la contraseña: ")
        if password == "sw0rdf1sh":
            self._pineapple_allowed = value
        else:
            raise ValueError("Alerta! Intruso!")

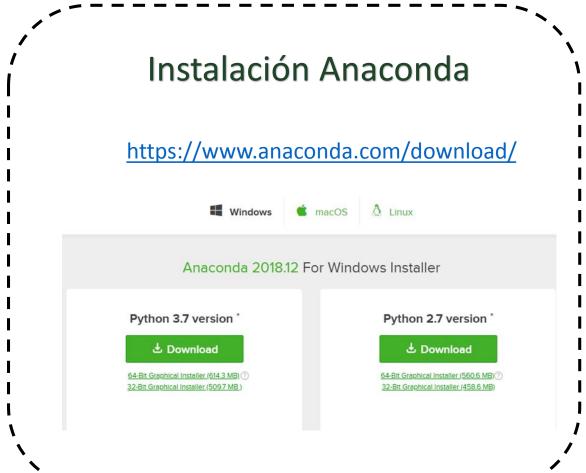
### Page 12 | Page 12 | Page 12 |
### Page 13 |
### Page 14 | Page 14 |
### Page 15 |
### Page
```



Instalación Python

https://www.python.org/





Why?



Who uses Python ?:

Google

NASA

Yahoo

Youtube

Linux (RedHat, Ubuntu, ...)

Lots of researchers

EVE online (Thousands of online players)

MIT (Programming Intro. Course)

etc...





Watch this Google I/O video clip, Wesley Chun listing the uses of python and what companies use Python. (from 22:35 to 29:10)









*

Manejo de entornos de trabajo



JupyterLab

0.35.3

An extensible environment for interactive and reproducible computing, based on the Jupyter Notebook and Architecture.

Launch



Notebook

5.7.4

Web-based, interactive computing notebook environment. Edit and run human-readable docs while describing the data analysis.

Launch



Qt Console

7 4.4.3

PyQt GUI that supports inline figures, proper multiline editing with syntax highlighting, graphical calltips, and more.

Launch



Spyder

3.3.2

Scientific PYthon Development EnviRonment. Powerful Python IDE with advanced editing, interactive testing, debugging and introspection features

Launch



Glueviz

0.13.3

Multidimensional data visualization across files. Explore relationships within and among related datasets.



Orange 3

3 17 0

Component based data mining framework.

Data visualization and data analysis for novice and expert. Interactive workflows



RStudio

1.1.456

A set of integrated tools designed to help you be more productive with R. Includes R essentials and notebooks.



VS Code

1 30 2

Streamlined code editor with support for development operations like debugging, task running and version control.

Verificamos la instalación que tenemos

```
import sys
print('Python version:', sys.version)
import IPython
print('IPython:', IPython.__version__)
import numpy
print('numpy:', numpy. __version__)
import pandas
print('pandas:', pandas. version__)
```



Tipos de estructuras

```
x=3 #numeros
y=4

a = "gorilas" #cadenas
r= True #booleanos
```

Operaciones básicas

```
x+y
x-y
x*y
x/y
x//y #parte entera
x%y #resto
```

Ciclos

```
suma = 0
for i in 2,4,6,8:
    suma = suma+i
    print(suma)

for i in range(2,8):
    print(i)
```

Funcione matemáticas

```
from math import sqrt
from math import sin, cos, tan, log, exp, pi, e
sin(pi/1)
```



Algebra de matrices

```
import numpy as np #cargmos el modulo numpy con el alias np
```

```
array1 = np.arange(10) #creamos un array de 0 a 9
type(array1)

array2 = np.arange(20)

array2.ndim #Numero de dimensiones
array2.shape #Consulta la dimension
array2.size #Consulta la dimension
array2.dtype #Consultamos el tipo de elementos
```

```
from numpy import matrix #Importamos matrix del modulo numpy
a = matrix([[2,3,4],[5,5,5],[6,7,8]])
print(a)

b = matrix([[2],[4],[6]])
print(b)

a*b #multiplicacion de matrices

#Practicando el algebra lineal de matrices
b.T #Transpuesta
b.H #Hermítica (transpuesta y conjugada)
```





Creación de Funciones

```
def fun_sum(n):
    s = n*(n+1)/2
    print(s)
fun_sum(20)
def mensaje():
    print("Aprendiendo Python")
    print("Aprendiendo Funciones")
    print("Avanzando poco a poco")
mensaje()
```

```
def producto(num1, num2):
    prod = num1*10+num2
    if prod == 20:
        print("galleta")
    elif prod == 23:
        print("gaseosa")
    else:
        print("producto no encontrado")
producto(2,3)
```



Manejo de archivos de datos

Para cargar la carpeta de trabajo

```
import pandas as pd #Importamos el paquete pandas con alias pd
#Leemos nuestra data
datos = pd.read_csv('C:/Users/Lenovo User/Desktop/Base Credito/Base Credit Card.csv')
datos["EDAD"].describe()
```

Para guardar el archivo de trabajo

datos2.to_csv('C:/Users/Lenovo User/Desktop/Base Credito/Base Credit Card2.csv')



¿Qué es un valor perdido?

Valores que para una variable determinada no constan en algunas filas o patrones

Consecuencias:

- La perdida de información que producen
- Pueden introducir un sesgo considerable
- Hacen el manejo del análisis más complicado

Tratamiento:

- Eliminar los registros que tengan datos faltantes
- Imputar los valores perdidos con estimaciones





Manejo de datos perdidos

```
import pandas as pd #Importamos el paquete pandas con alias pd
import numpy as np #Importamos el paquete numpy con alias np

datos.dropna()#identificar los valores NaN
datos.dropna(subset =["EDAD"],axis = 0, inplace = True)#borramos las filas perdidas
```

Imputando con el promedio

```
media = datos["EDAD"].mean() #Calculamos la media
datos["EDAD2"].replace(np.nan,media) #Reemplazamos los NAs por la media
```

```
In [23]: datos["EDAD"].head(10)
Out[23]:
0    65.0
1    67.0
2    93.0
3    NaN
4    NaN
5    NaN
6    NaN
7    57.0
8    65.0
9    51.0
Name: EDAD, dtype: float64
```



Manejo de formas estadísticas

```
datos["LINEA_CREDITO"].mean() #Obtenemos el promedio de la variable Linea de crédito
datos["LINEA_CREDITO"].min() #Obtenemos el mínimo de la variable Linea de crédito
datos["LINEA_CREDITO"].max() #Obtenemos el máximo de la variable Linea de crédito
datos["LINEA_CREDITO"].std() #Obtenemos la desviación estandar de la variable Linea de crédito
```

Ejemplo: estandarización de variables

$$z = \frac{x - \overline{x}}{s}$$

datos["LINEA_CREDITO_N"] = (datos["LINEA_CREDITO"]-datos["LINEA_CREDITO"].mean())/datos["LINEA_CREDITO"].std()



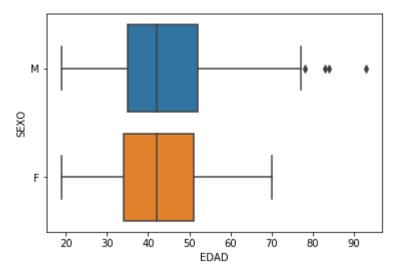


Manejo de formas gráficas

```
import seaborn as sns #Cargamos el paquete seaborn con alias sns
import matplotlib.pyplot as plt #Cargamos el paquete matplotlib con alias plt
```

Gráficas más utilizadas

sns.boxplot(x="EDAD",y = "SEXO",data = datos) #diagrama de cajas

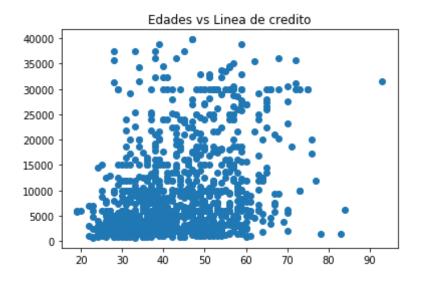




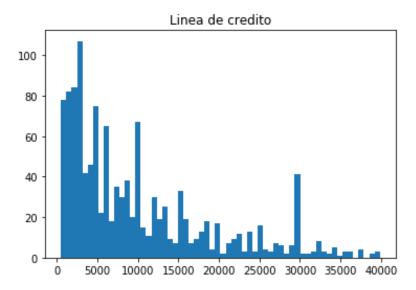


Manejo de formas gráficas

```
#diagrama de dispersión
plt.title("Edades vs Linea de credito")
plt.scatter(datos["EDAD"],datos["LINEA_CREDITO"])
```



```
#Histograma de las Edades
plt.title("Linea de credito")
plt.hist(datos["LINEA_CREDITO"], bins = 60)
show()
```





Análisis de kmeans:

Importamos los módulos necesarios

```
import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sb
from sklearn.cluster import KMeans
from sklearn.metrics import pairwise_distances_argmin_min
```

#Ontenemos el cluster kmeans = KMeans(n_clusters=3).fit(x_train) centroids = kmeans.cluster_centers_ print(centroids) centroids.shape

Cargamos los datos de entrenamiento

```
namenum = ["LINEA_CREDITO","RNG_LINEA","DEUDA_TARJETA","Total_facturacion"]
x_train = np.array(datos[namenum])
#x.dtypes
y train = np.array(datos["Grupo"])
```

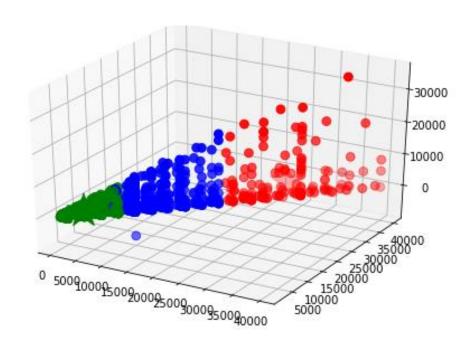


Análisis de kmeans:

```
#Visualizamos los cluster
# Predecimos los cluster
labels = kmeans.predict(x_train)

# Getting the cluster centers
C = kmeans.cluster_centers_
colores=['red','green','blue']
asignar=[]
for row in labels:
    asignar.append(colores[row])

fig = plt.figure()
ax = Axes3D(fig)
ax.scatter(x_train[:, 0], x_train[:, 1], x_train[:, 2], c=asignar,s=60)
ax.scatter(C[:, 0], C[:, 1], C[:, 2], marker='*', c=colores, s=1000)
```





Arboles de decisión:

Importamos los módulos necesarios

```
import pandas as pd
import numpy as np
import seaborn as sb
import matplotlib as plt

from sklearn.metrics import accuracy_score
from sklearn.tree import export_graphviz
from pydotplus import graph_from_dot_data
```

Generamos el árbol:





Regresión Lineal:

```
from sklearn.linear_model import LinearRegression #Importamos el modelo lineal de sklearn
lm = LinearRegression() #Creamos el objeto lm en base a la regresión
```

Regresión lineal simple

```
x = datos[["LINEA_CREDITO"]] #definimos los predictores
y = datos["EDAD"] #definimos la variable Y

lm.fit(x,y)#modelo de regresion lineal simple

lm.coef_ #pedimos el b0 del regresor
lm.intercept_ #pedimos el intercepto
```

Regresión lineal múltiple

```
x = datos[["LINEA_CREDITO","Total_facturacion"]]
y = datos["EDAD"]

lm.fit(x,y)

lm.coef_
lm.intercept
```

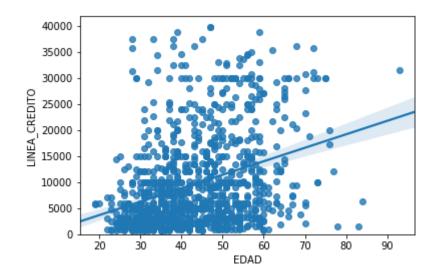




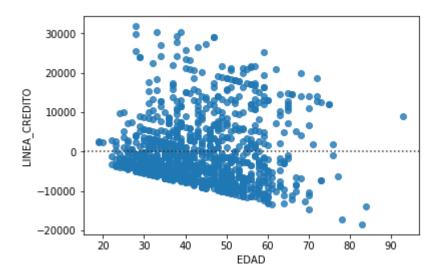
Regresión lineal simple

import seaborn as sns #Cargamos el paquete seaborn con alias sns

```
#Correlación grafica a partir de regresión
sns.regplot(x = "EDAD",y = "LINEA_CREDITO",data = datos)
plt.ylim(0,)
```



#Gráfico de residuos
sns.residplot(datos["EDAD"],datos["LINEA_CREDITO"])





Gracias!

Soy [César Quezada]

Apasionado del mundo de los datos Especialista en Analítica en DMC

Me puedes encontrar como



cesar.quezada@dmc.pe



[www.linkedin.com/in/quezada7ba19382]



[cesar.quezada19]