

# Lenguajes de Análisis de Información: PYTHON 3.x





Director

Verne Tech



637.505.941



ajsoto@vernegroup.com



https://www.linkedin.com/in/antoniosal

### ¡HOLA!



Soy Antonio Soto, llevo más de 20 años dedicado al mundo del análisis de datos, desde los primeros sistemas Data Warehouse, hasta el desarrollo de soluciones integradas con Inteligencia Artificial de hoy en día, pasando por todos los puntos intermedios. Me he tocado viajar por el mundo diseñando sistemas y soluciones enfocadas a la toma de decisiones en todos los sectores y en empresas de diferentes tamaños.

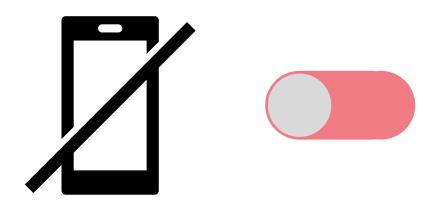


https://www.amazon.es/dp/B08G55PK1X



# Por favor, durante la sesión, no te olvides...

### ¡ APAGA EL MÓVIL!



## ¿Qué aprenderemos?

- 1. Introducción a Python
- 2. LIMPIEZA Y PREPARACIÓN DE DATOS
- 3. ANÁLISIS EXPLORATORIO DE DATOS (EDA)

Acceso a los datos

Limpieza y Preparación de los datos

Análisis Exploratorio de Datos (EDA)

Machine Learning / Visualización y Reporting



### INTRODUCCIÓN A PYTHON



¿Qué es Python?

Entornos de Desarrollo

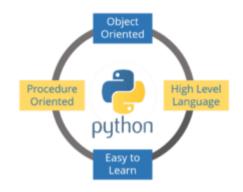
Estructura y Elementos del Lenguaje

Módulos, paquetes y espacios de nombres

Python Standard Library



- Fácil de aprender
  - En 8 de cada 10 programas superiores en USA
- Completo
  - No solo estadística
- Librerías Data Science
- Orientado a Objetos
- Libre, gratuito y multiplataforma
- Lenguaje de Alto nivel
  - Fácil de leer por personas





### Distribuciones

- Www.Python.org CPython
- Anaconda
- ActivePython
- WinPython
- Python Software Foundation
  - https://www.python.org/psf-landing/



### Instalación

- Descarga desde <a href="https://www.python.org/downloads">https://www.python.org/downloads</a>
- Comprobamos instalación en consola
  - MacOS: python3 --version
  - Windows: python –versión

#### Shell

- MacOS: python3
- Windows: python

```
C:\Users\a >python --version
Python 3.8.5

C:\Users\a >python
Python 3.8.5 (tags/v3.8.5:580fbb0, Jul 20 2020, 15:57:54) [MSC v.1924 64 bit (AMD64)] on win32
Type "help", "copyright", "credits" or "license" for more information.
>>> quit()

C:\Users\
```

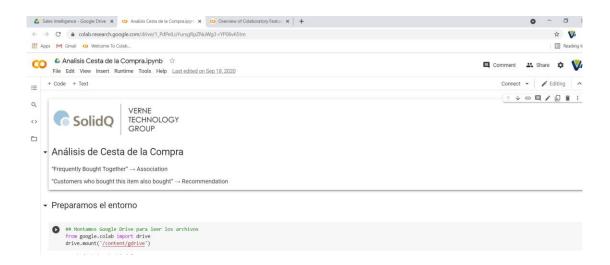


### Introducción a Python: Entornos de Desarrollo

### IDE

#### 01\_1\_Markdown.ipynb × Trusted Jupyter Server: I 01 1 Markdown.jovnb Vernet 01 2 Notebook.ipynb ■ Laboratorio 02 - Analizando los datos del Titanic Solucion.ipynb Markdown Markdown es un lenguaje de marcado sencillo que sirve para agregar formato, vinculos e imágenes con facilidad al texto simple. Na para facilitar la escritura de texto para la Méb. No sustituye HTML, sino que podríamos decir que HTML es un formato de publicaci Markdown es un formato de escritura. A día de hoy está soportado por muchos IDE, además de estar soportado de forma nativa por la soluciones Saufs, por lo que es un formato estándar para poder escribir texto en cualquier aplicación. Laboratorio 028 Repaso Basico Pandas - Solucion.ipynb > Python EDA Bootcamp desarrollo con Visual Studio Code y Python.docx Desarrollo de Apps Android con Python.docx Referencia Markdown Visualización F Intro a Python.txt negrita \*texto en cursiva\* or texto en cursiva tachada Introducción a Python.md ■ Modulo 01 Introduccion a Python.pptx

#### Notebook







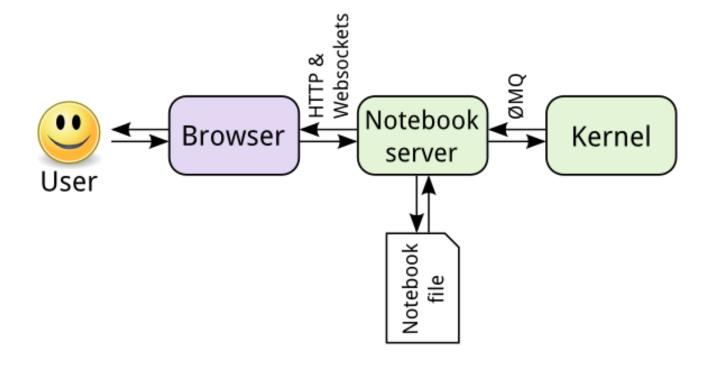


- REPL Read-Evaluate-Print-Loop
- Prototipo, desarrollo rápido, exploración,... >

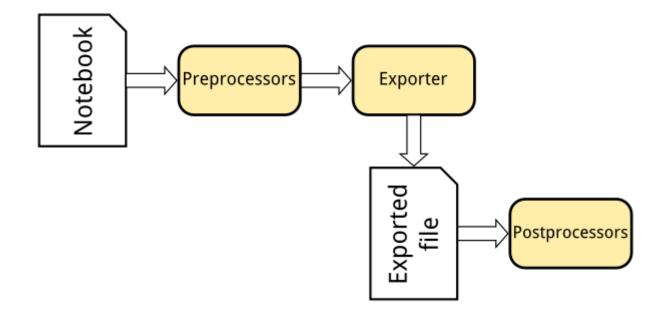
   Interactivo
- Colaboración en equipos
- Kernel Ipython



## 1 Introducción a Python: Entornos de Desarrollo Arquitectura NOTEBOOKS



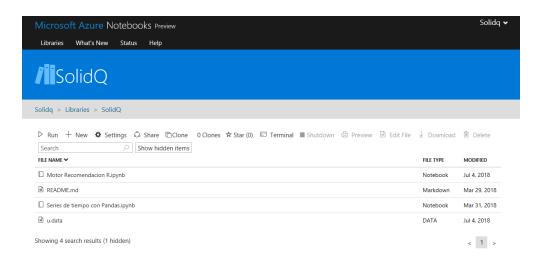


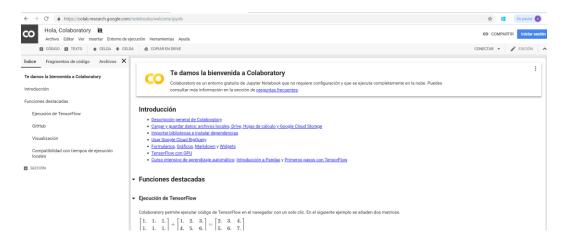




1

## Introducción a Python: Entornos de Desarrollo Entornos para NOTEBOOKS







Introducción a Python: Entornos de desarrollos. Markdown

Markdown es un lenguaje de marcado sencillo que sirve para agregar formato, vínculos e imágenes con facilidad al texto simple





01\_1\_Markdown

01\_2\_Notebook



- 1 Introducción a Python: Estructuras y Elementos del Lenguaje
- Ejecución de código en Notebooks
- Tipos de Datos y Operaciones
- Control de Ejecución
- Excepciones



## 1 Introducción a Python: Módulos, Paquetes y Espacios de Nombre. Módulos en Python

```
import modulo # importar un módulo
import paquete.modulo1 # importar un módulo que está de
ntro de un paquete
import paquete.subpaquete.modulo1 # importar un módulo
  que está dentro de un subpaquete

# Si las rutas (lo que se conoce como "namespace" son l
  argas, se pueden generar alias por medio del modificado
  "as"

import modulo as m
import paquete.modulo1 as pm
import paquete.subpaquete.modulo1 as psm
```



```
import os
os.getcwd() #directorio de trabajo actual
os.chdir('/home/nbuser/') #cambia el directorio
os.system('mkdir today') #ejecuta el comando 'mkdir'
dir(os) #lista de todas las funciones del módulo
help(os) #devuelve un manual de ayuda
```



4	

	Funciones			
abs()	<u>delattr()</u>	hash()	memoryview()	<u>set()</u>
all()	dict()	help()	<u>min()</u>	setattr()
any()	<u>dir()</u>	<u>hex()</u>	next()	slice()
ascii()	<u>divmod()</u>	<u>id()</u>	object()	sorted()
bin()	enumerate()	input()	<u>oct()</u>	staticmethod()
bool()	<u>eval()</u>	int()	open()	<u>str()</u>
<pre>breakpoint()</pre>	exec()	<u>isinstance()</u>	<u>ord()</u>	sum()
<u>bytearray()</u>	<u>filter()</u>	issubclass()	pow()	super()
bytes()	float()	<u>iter()</u>	print()	tuple()
<u>callable()</u>	format()	<u>len()</u>	property()	type()
<u>chr()</u>	<pre>frozenset()</pre>	<u>list()</u>	range()	vars()
<pre>classmethod()</pre>	getattr()	<u>locals()</u>	<u>repr()</u>	<u>zip()</u>
compile()	globals()	<u>map()</u>	reversed()	<u>import ()</u>
complex()	hasattr()	<u>max()</u>	round()	



- PIP: Gestor de Paquetes
- Obtiene los paquetes del repositorio <a href="https://pypi.org/">https://pypi.org/</a>
   pip install <paquete>
- Entornos Virtuales

```
python -m venv <nombreEntorno>
<nombreEntorno>\Scripts\activate
deactivate
```

- Requisitos
  - pip freeze > requirements.txt
  - pip install -r requirements.txt



01\_3\_Elementos del Lenguaje

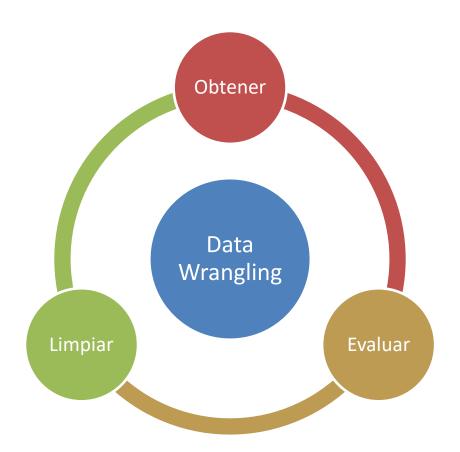
01\_4\_Módulos\_Paquetes



2

### LIMPIEZA Y PREPARACIÓN DE DATOS







### Disponibles en R y Python Pandas (También Spark)

### **Tablas**

Cada columna de un tipo

### **Tareas Comunes:**

- Crear subconjuntos por filas y columnas
- Filtrado lógico de filas y columnas

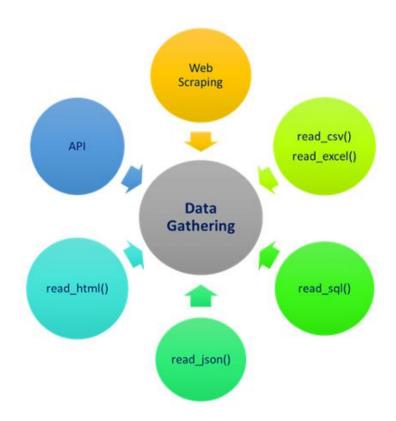
Column1	Column2	 Column <i>N</i>
1	ABC	 12.2
2	XYZ	 13.1
3	ABC	 12.8
4	XYZ	 10.9
5	ABC	 3.75



```
import pandas as pd
import os
dir = "c:\data"
file = "values.csv"
path = os.path.join(dir, file)
frame1 = pd.read_csv(path)
```

Col1	Col2	Col3
2012	14	45
2013	13	76
2013	34	65
2014	23	47







#### Seleccionar una columna

Col1	Col2	Col3
2012	14	45
2013	13	76
2013	34	65
2014	23	47

frame1 = frame1["Col2"]

Col2
14
13
34
23



Col1	Col2	Col3
2012	14	45
2013	13	76
2013	34	65
2014	23	47

frame1 = frame1[["Col1", "Col2"]]

Col1	Col2
2012	14
2013	13
2013	34
2014	23



### Filtrar

Col1	Col2	Col3
2012	14	45
2013	13	76
2013	34	65
2014	23	47

frame1 = frame1[1:3:1]

Col1	Col2	Col3
2013	13	76
2013	34	65



### Filtrar n° de filas

Col1	Col2	Col3
2012	14	45
2013	13	76
2013	34	65
2014	23	47

frame1 = frame1[:3]

Col1	Col2	Col3
2012	14	45
2013	13	76
2013	34	65



### Filtrar por fila y columna

Col1	Col2	Col3
2012	14	45
2013	13	76
2013	34	65
2014	23	47

$$frame1 = frame1["Col2"][1:2]$$

Col2	
13	
34	



### Agregar Columna Calculada

Col1	Col2	Col3
2012	14	45
2013	13	76
2013	34	65
2014	23	47

frame1["Col4"] = frame1["Col2"] + frame1["Col3"]

Col1	Col2	Col3	Col4
2012	14	45	59
2013	13	76	89
2013	34	65	99
2014	23	47	70



### Eliminar una columna

Col1	Col2	Col3
2012	14	45
2013	13	76
2013	34	65
2014	23	47

frame1.drop("Col3", axis=1, inplace=True)

Col1	Col2
2012	14
2013	13
2013	34
2014	23

### GroupBy

Col1	Col2	Col3
2012	14	45
2013	13	76
2013	34	65
2014	23	47

frame1= frame1.groupby("Col1").sum()

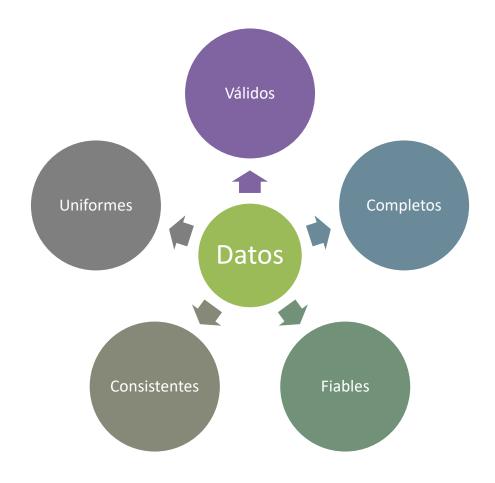
Col2	Col3
14	45
47	141
23	47



02\_01\_Repaso Básico Pandas



## ¿Y todo esto para qué?





- Explorar los datos con visualización
- Entender las relaciones entre los datos
- Crear múltiples vistas de los datos
- Comprender las fuentes de posibles errores



- Las relaciones en los datos pueden ser complejas
- La exploración de datos requiere de múltiples vistas
- Las Vistas revelan diferentes aspectos de las relaciones
- Diferentes tipos de plots muestran diferentes tipos de relaciones



- matplotlib es la librería por referencia para gráficas en Python
- e.g. matplotlib.pyplot
- pandas.DataFrame.plot construido sobre matplotlib.pyplot
- Existen otras muchas librerías creadas sobre matplotlib
- Para algunos tipos específicos o más control debemos utilizar matplotlib.pyplot directamente



```
pandas.DataFrame.plot(kind = 'someType', ax =
ax, ....)
'line': line plot (default)
'bar': vertical bar plot
'barh': horizontal bar plot
'kde' or 'density': Kernel Density Estimation plot
'scatter': scatter plot
```



```
ax – pyplot axis
```

x, y – coordenadas

color – color de línea o símbolo

s – tamaño por valor

Shape –figura

alpha – transparencia



#### Importar librerías

```
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
Definir y borrar una figura
fig1 = plt.figure(figsize=(9, 9))
  fig1.clf()
```

3. Definir uno o más ejes

```
ax = fig1.gca()
```

Aplicar método plot

```
pandas.DataFrame.plot(kind = 'someType', ax = ax, ....)
```

Guardar figura 5.

```
fig1.savefig('scatter2.png')
```



No pueden faltar datos

Valores erróneos

Valores consistentes



#### Muestras de Datos:

- Probar los conceptos en conjuntos pequeños y después extenderlos
- Muestreo Aleatorio
- Muestro de Fecha
- Selección de periodos



## Nulos y Repetidos:

- Tener repetidos y valores nulos es algo común
- Algunos algoritmos no puede manejar valores faltantes
- Los valores repetidos sesgan el resultado



## Nulos o valores que faltan:

- Eliminar filas
- Sustituir por un valor específico
- Interpolar valores
- Rellenar hacia adelante
- Rellenar hacia atrás
- Imputar

Python – pandas.DataFrame.isna()



## Valores Repetidos:

- Evaluar si hay patrón
- Sesgo

Python – DataFrame.drop\_duplicates()



#### Outliers y Errores

- Errores y outliers pueden sesgar el entrenamiento del modelo
- Existen múltiples fuentes de "errores"
  - Medidas erróneas
  - Errores de entrada
  - Valores traspuestos en la tabla
- Descubrirlos y evaluarlos con resúmenes estadísticos y visualización



#### **Outliers:**

- Outliers de un punto
  - Observaciones anómalas con respecto a la mayoría de observaciones de una característica
- Outliers de Contexto
  - Observaciones consideradas anómalas para un contexto específico
- Outliers colectivos
  - Colección de observaciones anómalas pero que aparecen cerca de otra porque tiene un valor anómalo similar
- Visualización
  - Un matriz de plot de puntos ayuda a visualizar los outliers
  - Python pandas.tools.plotting.scatter\_matrix



#### **Eliminar Outliers:**

Python: DataFrame = DataFrame[expression\_filtro]

Para grandes fuentes de datos podemos utilizar PyOD que es una librería especializada con más de 20 algoritmos para la detección de outliers



02\_02\_Analizando los datos del Titanic

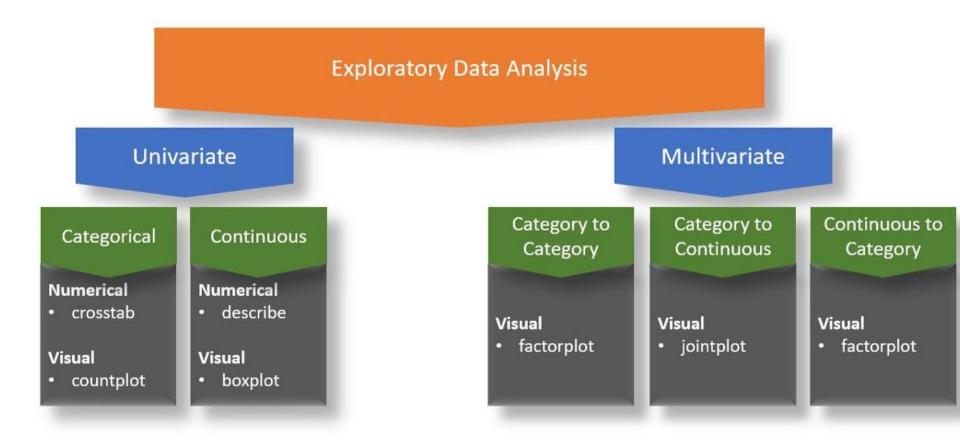


3

# ANÁLISIS EXPLORATORIO DE DATOS

EDA con Python







#### Las variables continuas pueden tomar cualquier valor

- Temperatura
- Distancia
- Peso

#### Variables discretas tienen valores fijos

- Categóricas o Nominales: SI son solo etiquetas y no tienen un orden natural
- Ordinales o rangos: Si tienen un orden natural
- Ejemplos
  - ✓ Número de personas
  - ✓ Número de ruedas de un coche



## Variables Categóricas:

- Las Categorías son metadatos
- Demasiadas categorías pueden derivar en problemas
  - No disponemos de datos suficientes por categoría
  - Demasiadas dimensiones en un modelo
- A menudo necesitamos combinar categorías
  - Reducir el número de categorías
  - Grupos como categorías



#### Cuantificar variables continuas:

- Convertir variables continuas en categóricas
  - No todas las variables continuas son "Números verdaderos" (True numeric)
- Agrupar valores dentro de categorías
  - Pequeño , mediano, grande
  - Caliente, Frío
  - Grupos de ingresos



03\_01\_EDA Inicial

03\_02\_Nulos y Repetidos



## Debemos de codificar nuestras variables categóricas Disponemos de diferentes técnicas de codificación

- Asignar valores manualmente
- Label Encoding
  - ✓ Etiquetas
- OrdinalEncoder
  - ✓ Ordinales (Primaria, Secundaria,...)
- OneHot Encoding
  - ✓ No Ordinales (Países, Categorías de Productos,...)
  - ✓ Mas flexible utilizar pandas.get\_dummies()



Clasificación

Preprocessing.LabelEncoder

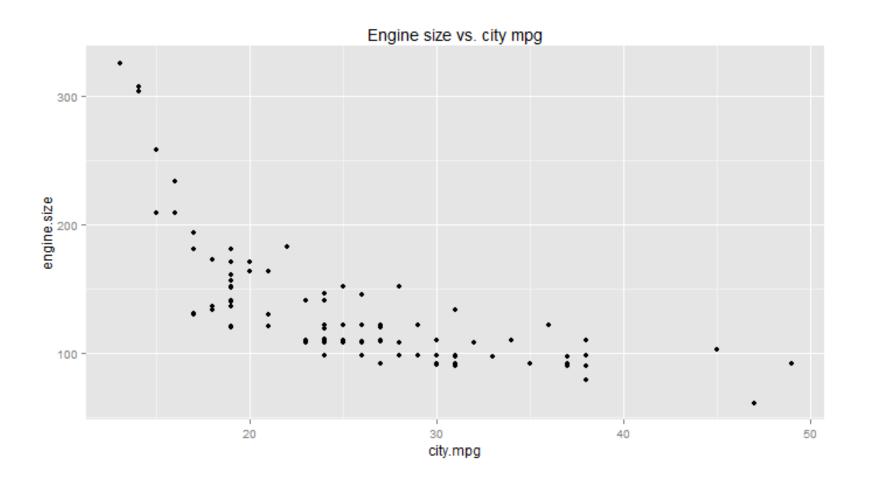


03\_03\_Codificacion de Variables



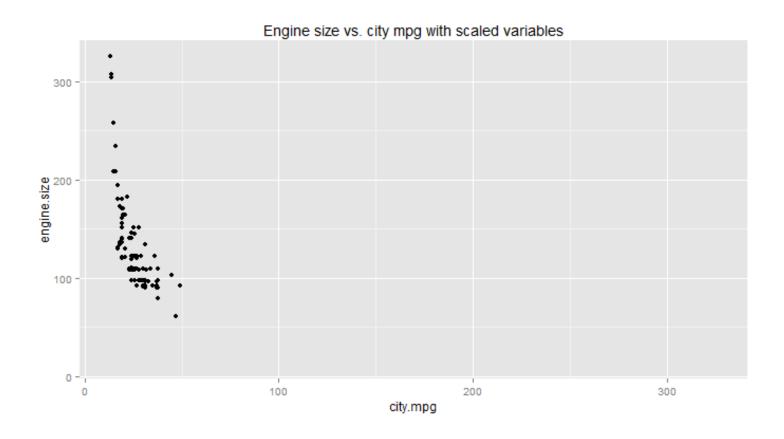
- Las variables numéricas necesitan una Escala similar
- A menudo se Escala para tener una media cero para cada columna de forma independiente
- Pueden necesitar quitar la tendencia
- Otras escalas pueden ser min-max
- Escalar después de tratar los outliers





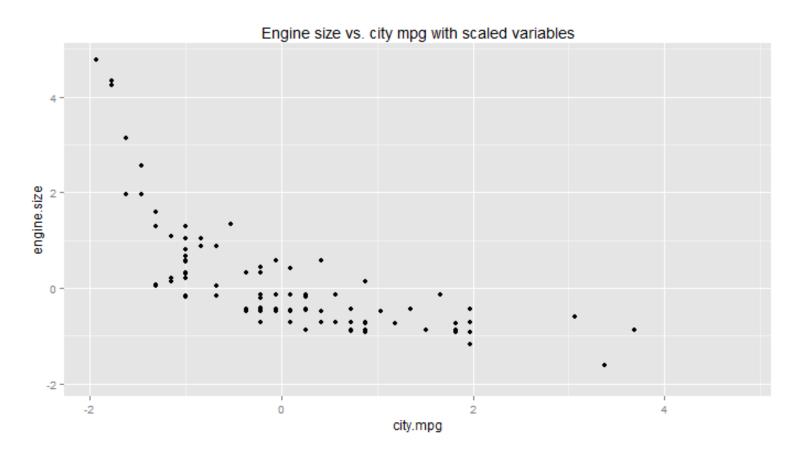


#### No escalado





#### Escalado





- Modulo de Normalización de Datos
- Python:

```
e.g. scikit-learn.preprocessing.Scale()
```

Opciones:

#### StandardScaler

Asume que los datos siguen una distribución normal dentro de cada característica por lo que centra la distribución en 0 con una desviación estandar de 1

#### MinMaxScaler

Reduce el rango de valores en 0 y 1 (o -1 y 1 si tiene negativos)

#### RobustScaler

Como MinMax pero utilizando un rango de quartiles

#### Normalizer

 Escala cada valor dividiéndolo por su magnitud en un espacio de n dimensiones siendo n el número de características



03\_04\_Escalado de Características



## ¡Gracias!





637.505.941



ajsoto@vernegroup.com



https://www.linkedin.com/in/antoniosql

