

CENTRO DE ENSEÑANZA TÉCNICA Y SUPERIOR



Escuela de Ingeniería en Ciencias Computacionales

Ingeniería en Ciencias Computacionales

Materia: Aprendizaje De Máquina

Presenta:

Pablo Díaz 030343

Kevin Huerta 30502

Gerardo Hernández 29902

Diego Garibay 30046

Profesor: Ulises Orozco Rosas

Practica #2: Introducción

Tijuana, B.C., 9 de septiembre de 2020

Aprendizaje Maquina Practica 2

Gerardo Hernandez 29902¹, Pablo Diaz 30343², Kevin Huerta 30502³ y Alejandro Zuazo 30046⁴

Abstract—En este reporte mencionaremos como fue el proceso que tomó hacer la practica 2 de la materia Aprendizaje de máquina. Anexando los conocimientos principales requeridos para la actividad, siendo fundamentales para darle solución a los problemas que conllevaba.

I. INTRODUCCION

Este reporte tiene como objetivo explicar las metodologías aplicadas en los ejercicios resueltos de la practica número 2, a través del uso de dos lenguajes de programación: Python y R. Donde el enfoque principal que tiene esta práctica fue hacer uso de matrices, vectores y tanto como la implementación de gráficas en dos dimensiones y tres dimensiones en ambos lenguajes. Antes de entrar a la metodología, explicaremos algunos fundamentos que tuvimos que tener en cuenta para desarrollar nuestros algoritmos de resolución. Será una pirática complicada para python, ya que los ejercicios propuestos están diseñados para el lenguaje de R, pero investigando podemos encontrar algunas librerías que hagan algunas funciones que tiene integrado R.

II. FUNDAMENTOS

A. Declaración de Arreglos

Para Python necesitaremos importar una librería llamada Numpy que sirve para gestionar de mejor manera vectores y matrices en caso de necesitarlas. Esta librería nos servirá mucho para ahorrar líneas de código y que nuestro archivo sea más compacto. Entonces, para declarar arreglos de la librería numpy se hace: nombre de la variable seguido de “=” np.array([elemento1, elemento2, elemento3, etc]). Ejemplos:

- `x1 = np.array([43,44,45,46,47])`
- `y1 = np.array([41,45,49,47,44])`

En R se facilita la declaración de arreglos. Para declarar arreglos se usa la función `c`, que viene de combine, y los elementos dentro del paréntesis deben estar separados por comas. Los valores de los arreglos pueden ser booleanos, numéricos o cadenas. Estos son algunos ejemplos: [?]

- `vectornumerico ← c(1, 3, 5, 7)` #vector numérico
- `vectortexto ← c("a", "b", "c", "d")` #vector de texto
- `vectorlogico ← c(TRUE, FALSE, TRUE)` #vector lógico / booleano

B. Ciclos

Los ciclos en Python tienen una sintaxis un tanto diferente de lenguajes como C, Java, etc. La sintaxis es la siguiente:

```
for i in range(1,10):  
    Code a ejecutar
```

Donde se utiliza la función `range` para recorrer una serie de números, el cual puede recibir 1 o 2 parámetros. Cuando se utiliza 1 parámetro, el `for` se repite desde el 0 hasta el parámetro recibido. Cuando son 2 parámetros, recorre desde el primer parámetro hasta el segundo.

Ahora, los ciclos en R tienen una sintaxis muy parecida a python, y su sintaxis es la siguiente:

```
for(<variable> in <objeto iterable>) <codigo>
```

Cuando se tiene un vector, se recorrería de la siguiente manera:

```
x <- c("a", "b", "c", "d")  
for(i in seq_along(x)) {  
    print(x[i])  
}
```

Se usa la función `seq_along` la cual genera una secuencia numérica que usaremos para indicar los índices de los elementos de los objetos que queremos recorrer.[?]

C. Operaciones con Vectores

Primordialmente, antes de programar, fue indispensable saber la teoría elemental para efectuar operaciones con vectores. Los fundamentos indispensables para entender las operaciones con vectores que se manejan en ambos lenguajes, fueron:

- Suma de dos vectores.

$$x + z \doteq [x_1 + z_1, x_2 + z_2, \dots, x_m + z_m]$$

- Resta de dos vectores.

$$x - z \doteq [x_1 - z_1, x_2 - z_2, \dots, x_m - z_m]$$

- Multiplicación de un vector por escalar.

$$xc \doteq [x_1 - z_1, x_2 - z_2, \dots, x_m - z_m]$$

- Producto punto entre dos vectores

$$w \cdot x \doteq \sum_{i=1}^m w_i \cdot x_i$$

- Producto punto entre una matriz y un vector

$$W \cdot x = \begin{bmatrix} w^{(1,1)} & w^{(1,2)} \\ w^{(2,1)} & w^{(2,2)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x^{(1)} \\ x^{(2)} \end{bmatrix} \\ \doteq \begin{bmatrix} w^{(1,1)}x^{(1)} + w^{(1,2)}x^{(2)} \\ w^{(2,1)}x^{(1)} + w^{(2,2)}x^{(2)} \end{bmatrix}$$

D. Gráficas

Para la implementación de las gráficas en R, utilizamos la función **plot()** que de acuerdo con la documentación de R, es una función genérica que tiene múltiples métodos dentro de ella. La cual, dependiendo del tipo de objeto que se este pasando a **plot()**, se llamara respectivamente cierto método interno. Como argumentos, tiene la capacidad de aceptar vectores, funciones, matrices. Otorgando un control en los aspectos del diseño de la misma gráfica. Además la función **plot()** puede mostrar gráficas tanto en dos dimensiones como tres dimensiones.

Para la implementación de las gráficas en Python, hicimos uso de una librería llamada Plotly....etc....etc

III. METODOLOGÍA

La metodología fue sencilla y práctica, nos dividimos en dos grupos para la implementación del código, un grupo de R y un grupo de Python. Nos cambiaremos de grupo en cada práctica para tratar de manejar los dos lenguajes de programación. Cada ejercicio tuvo su nivel de dificultad, pero determinamos que aún son problemas de acondicionamiento para familiarizarnos más con este nuevo lenguaje de programación como lo es R.

A. Ejercicio número 1

En el ejercicio número 1 se hizo una declaración de un arreglo de 1 dimensión, por medio de la función **c()** de R. Después se imprimió el arreglo simplemente escribiendo la variable a la que fue asignado el arreglo, en este caso **x**.

Después, se asigno de nuevo a **x** un nuevo arreglo de 1 dimensión, de nuevo con el comando **c()**, y creamos un nuevo arreglo asignado a **y**. Posteriormente imprimimos la longitud del arreglo con la función **length()**.

Más adelante, usamos la función **ls()** para mostrar las variables declaradas y usamos **rm()** para eliminar dichas variables. De hecho, probamos eliminar todas las variables usando **ls()** y **rm()**.

Seguidamente, probamos la función **matrix()** que prácticamente crea una matriz de números. Creamos una matriz asignada a **x** donde se especificó el número de filas y de columnas. Y usamos la función **sqrt()** a la matriz que saca la raíz cuadrada a los valores.

Para terminar usamos una función **rnorm()** que crea un arreglo dominada por una distribución normal. También usamos una función **set.seed()** que genera una secuencia de números aleatorios. Después se uso la función **var()** para calcular la varianza.

B. Ejercicio número 2

En el ejercicio numero 2 se hizo uso de la función **plot()** por parte de R, con la cual se graficaron dos gráficas. Por default se implemento un diagrama de dispersión. Usando como datos de entrada, 100 datos arbitrarios con la función **rnorm()**. Además también implementamos gráficas en tres dimensiones por lo cual hicimos uso de la función **persp()**.

C. Ejercicio número 3

En este ejercicio utilizamos la función **plot()** para graficar, esta función ya está incorporada en R por lo tanto no fue un problema, se utilizaron los vectores ya hechos **x** - **y** como los datos de la gráfica. Después se guardo la gráfica en un PDF con la función **pdf()**. Posteriormente usamos la función **seq()** para crear una secuencia, y la imprimimos. Ahora, usamos la función **contour()** para dibujar líneas en un gráfico 2D. También se utilizó la función **outer()** que crea la multiplicación de dos arreglos. Por último se uso la función **persp()** que sirve para crear gráficos avanzados en 3D.

D. Ejercicio número 4

El ejercicio numero 4 tuvo como objetivo hacer lectura al formato csv (comma separated values) con el propósito de visualizar para posteriormente hacer uso de dicha informacion. Por lo tanto hicimos uso de 2 funciones que nos permitieron hacer dicha lectura. **read.csv()** y **read.table()**

E. Ejercicio número 5

Este ejercicio se basó más en la creación de gráficas de otro tipo. De hecho se uso la misma función **plot()** para graficar, lo único que cambió fueron los parámetros, donde el primer parámetro se refiere a que tipo de gráfica se quiere mostrar. Se uso la función **hist()** también que sirve para crear histograma. Posteriormente se utilizó la función **pairs()** para crear u diagrama de dispersión por cada par de variables en el argumento. La función **indetify()** lee la posición del puntero gráfico cuando se presiona el primer botón del mouse. La función **summary()** produce un resumen numérico de cada variable en un conjunto de datos (usado en gráficas mayormente).

F. Ejercicio número 6

En este punto efectuamos operaciones con vectores, por lo cual consideramos en usar la librería de python llamada numpy. Donde dicha librería nos ayudo a efectuar operaciones con vectores de una manera eficaz, óptima y sencilla.

G. Ejercicio número 7

En python se hizo uso de la libreria matplotlib para los diagramas de dispersión **matplotlib.pyplot.scatter()**. Además para los datos arbitrarios se hizo uso de numpy **numpy.random.normal()**. Y para la graficas en tres dimensiones de igual forma se uso la libreria matplotlib con la funcion **matplotlib.pyplot.figure().axes().contour3D()**

H. Ejercicio número 8

En este ejercicio utilizamos la función **matplotlib.plot()** para graficar, esta función viene desde la biblioteca matplotlib por lo tanto no fue un problema, se utilizaron los vectores ya hechos **x** - **y** como los datos de la gráfica. Después se guardo la gráfica en un PDF para posteriormente generar una secuencia.

I. Ejercicio número 9

En python con el mismo objetivo usamos uso de la libreria de pandas. Por lo cual las funciones correspondientes fueron **pandas.read_csv()** y **pandas.read_table()**

J. Ejercicio número 10

Nuestra forma de resolver esta practica fue de igual forma usando la librería de matplotlib. La cual usamos plot y boxplot que tiene una forma diferente de representar el diagrama, ademas implementamos histogramas, que matplotlib es bastante sencillo transformar de dispersion a histogramas

IV. RESULTADOS

Es complicado mostrar estos de forma digerible, pero a continuación se muestran en el orden tal y como lo arroja nuestro programa. En el caso de R, se muestran todos los resultados de R que especifica el libro y en el mismo orden. En el de Python también están en el orden que especifica el libro, pero hay algunos que no se pueden realizar igual debido a que utilizan funciones específicas de R, por lo mismo la cantidad de resultados no es la misma.

A. Ejercicios en R:

- 1) Actividad 1- Los resultados obtenidos para la Actividad 1 fueron los siguientes :

```
1 · 3 · 2 · 5
```

```
1 · 6 · 2
```

```
3
3
2 · 10 · 5
```

```
'x' · 'y'
```

```
A
matrix:
2 × 2
of
type
dbl
1 3
2 4
```

```
A
matrix:
2 × 2
of
type
dbl
1 2
3 4
```

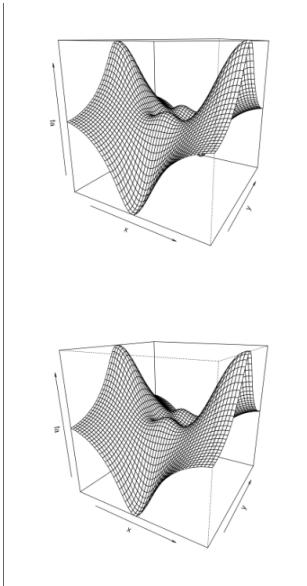
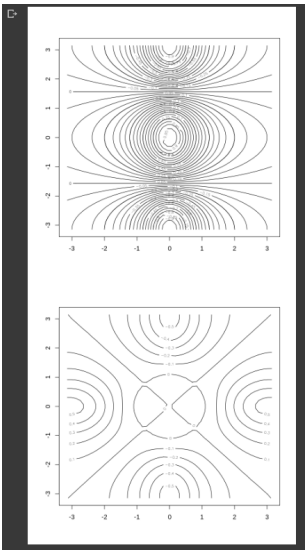
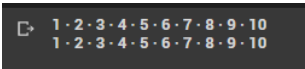
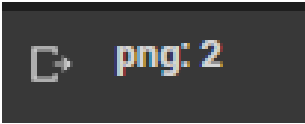
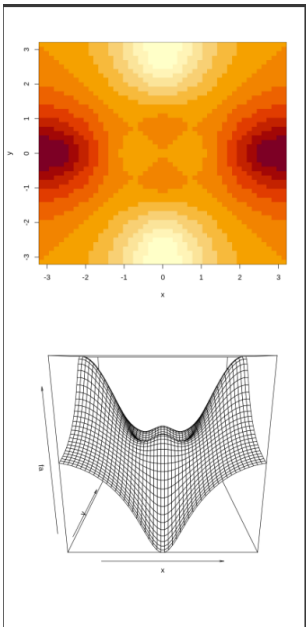
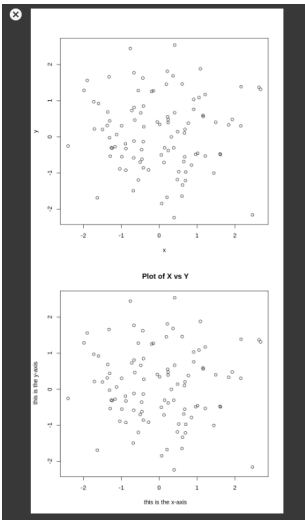
```
A matrix: 2 × 2 of
type dbl
1.000000 1.732051
1.414214 2.000000
A
matrix:
2 × 2
of
type
dbl
1 9
4 16
```

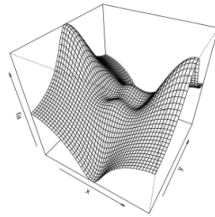
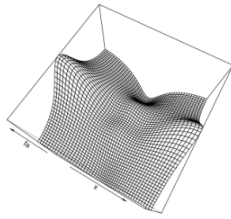
```
0.993682441475616
```

```
0.0110355710943715
0.732867501277449
0.856076808047881
0.856076808047881
```

```
0.0110355710943715
0.732867501277449
0.856076808047881
0.856076808047881
```

- 2) Actividad 2 - Los resultados fueron los siguientes :





3) Actividad 3 - Los resultados obtenidos para la actividad 3 son los siguientes

```

A matrix:
4 × 4 of
type int
1 5 9 13
2 6 10 14
3 7 11 15
4 8 12 16

```

```

10

```

```

A
matrix:
2 × 2
of
type
int
5 13
7 15
A
matrix:
3 × 3 of
type int
5 9 13
6 10 14
7 11 15
A matrix:
2 × 4 of
type int
1 5 9 13
2 6 10 14
A
matrix:
4 × 2
of
type
int
1 5
2 6
3 7
4 8

```

```

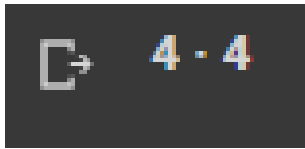
1 · 5 · 9 · 13

```

```

A matrix:
2 × 4 of
type int
2 6 10 14
4 8 12 16
6 · 8

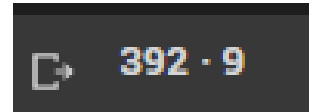
```



4) Actividad 4 - Los resultados obtenidos para la actividad 4 son los siguientes :

A data.frame: 398 x 9									
V1	V2	V3	V4	V5	V6	V7	V8	V9	
<fct>	<fct>	<fct>	<fct>	<fct>	<fct>	<fct>	<fct>	<fct>	
mpg	cylinders	displacement	horsepower	weight	acceleration	year	origin	name	
18.0	8	307.0	130	3504	12.0	70	1	chevrolet chevelle malibu	
15.0	8	350.0	165	3693	11.5	70	1	buick skylark 320	
18.0	8	318.0	150	3436	11.0	70	1	plymouth satellite	
16.0	8	304.0	150	3433	12.0	70	1	amc rebel sst	
17.0	8	302.0	140	3449	10.5	70	1	ford torino	
14.0	8	429.0	198	4341	10.0	70	1	ford galaxie 500	
14.0	8	454.0	220	4354	9.0	70	1	chevrolet impala	
14.0	8	440.0	215	4312	8.5	70	1	plymouth fury ii	
14.0	8	455.0	225	4425	10.0	70	1	pontiac catalina	
15.0	8	390.0	190	3850	8.5	70	1	amc ambassador dpl	
15.0	8	383.0	170	3653	10.0	70	1	dodge challenger se	
14.0	8	340.0	160	3609	8.0	70	1	plymouth 'cuda 340	
15.0	8	400.0	190	3761	9.5	70	1	chevrolet monte carlo	
14.0	8	455.0	225	3086	10.0	70	1	buick estate wagon (sw)	
24.0	4	113.0	95	2372	15.0	70	3	toyota corona mark ii	
22.0	6	198.0	95	2833	15.5	70	1	plymouth duster	
18.0	6	199.0	97.00	2774	15.5	70	1	amc hornet	
21.0	6	200.0	85.00	2587	16.0	70	1	ford maverick	
27.0	4	97.00	88.00	2130	14.5	70	3	datsun pl510	
26.0	4	97.00	46.00	1835	20.5	70	2	volkswagen 1131 deluxe sedan	
28.0	4	110.0	87.00	2672	17.5	70	2	peugeot 504	
24.0	4	107.0	90.00	2430	14.5	70	2	audi 100 ls	
25.0	4	104.0	95.00	2375	17.5	70	2	saab 99e	
26.0	4	121.0	112.0	2234	12.5	70	2	bmw 2002	
21.0	6	199.0	90.00	2648	15.0	70	1	amc gremlin	
10.0	8	360.0	215.0	4615	14.0	70	1	ford f250	
10.0	8	307.0	200.0	4376	15.0	70	1	chevy c20	
11.0	8	318.0	210.0	4382	13.5	70	1	dodge d200	
9.0	8	304.0	193.0	4732	18.5	70	1	hi 1200d	
28.0	4	112.0	88.00	2605	19.6	82	1	chevrolet cavalier	
27.0	4	112.0	88.00	2540	18.6	82	1	chevrolet cavalier wagon	
24.0	4	112.0	88.00	2295	18.0	82	1	chevrolet cavalier 2-door	
31.0	4	112.0	85.00	2575	16.2	82	1	pontiac 2000 se hatchback	
29.0	4	135.0	84.00	2525	16.0	82	1	dodge aries se	
27.0	4	151.0	90.00	2735	18.0	82	1	pontiac phoenix	
24.0	4	140.0	92.00	2865	16.4	82	1	ford fairmont futura	
36.0	4	105.0	74.00	1980	15.3	82	2	volkswagen rabbit l	
27.0	4	91.00	68.00	2025	18.2	82	3	mazda glc custom i	
31.0	4	91.00	68.00	1970	17.6	82	3	mazda glc custom	
28.0	4	105.0	83.00	2125	14.7	82	1	plymouth horizon miser	
36.0	4	98.00	70.00	2125	17.3	82	1	mercury lynx l	
36.0	4	120.0	88.00	2160	14.5	82	3	nissan stanza se	
26.0	4	107.0	75.00	2205	14.5	82	3	honda accord	
34.0	4	108.0	70.00	2245	16.9	82	3	toyota corolla	
38.0	4	91.00	67.00	1965	15.0	82	3	honda civic	
32.0	4	91.00	67.00	1965	15.7	82	3	honda civic (auto)	
38.0	4	91.00	67.00	1995	16.2	82	3	datsun 210 gs	
25.0	6	181.0	110.0	2945	15.4	82	1	buick century limited	
38.0	6	262.0	85.00	2015	17.0	82	1	oldsmobile cutlass ciera (diesel)	
26.0	4	156.0	92.00	2585	14.5	82	1	chrysler lebaron medallion	
22.0	6	232.0	112.0	2835	14.7	82	1	ford granada l	
22.0	4	144.0	96.00	2665	13.9	82	3	toyota celica gt	

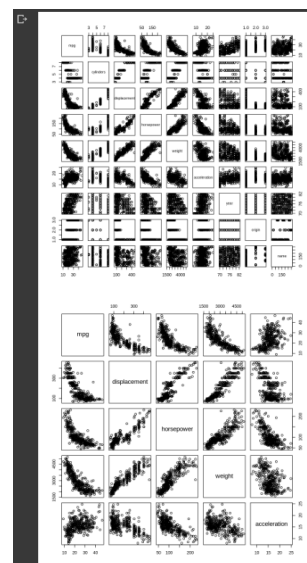
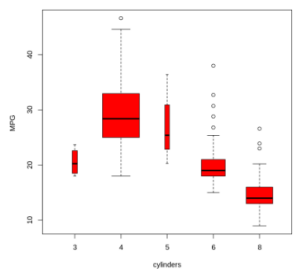
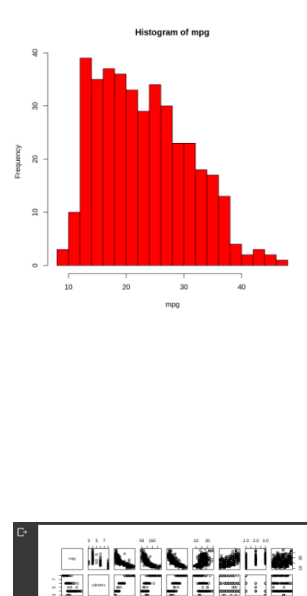
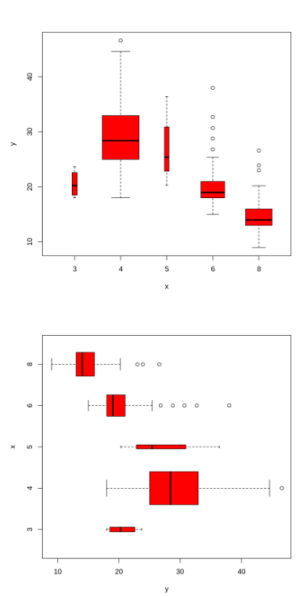
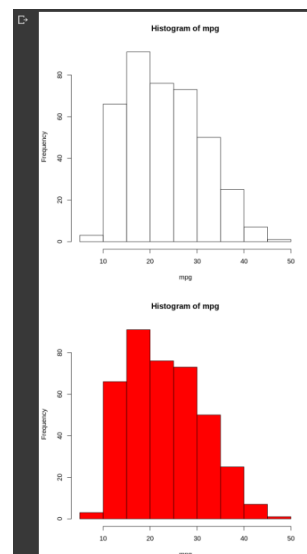
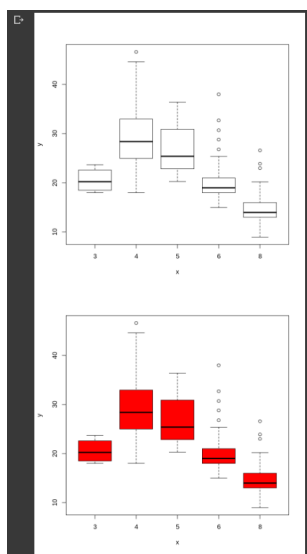
A data.frame: 397 x 9									
mpg	cylinders	displacement	horsepower	weight	acceleration	year	origin	name	
<dbl>	<int>	<dbl>	<dbl>	<dbl>	<dbl>	<int>	<dbl>	<fct>	
18	8	307	130	3504	12.0	70	1	chevrolet chevelle malibu	
15	8	350	165	3693	11.5	70	1	buick skylark 320	
18	8	318	150	3436	11.0	70	1	plymouth satellite	
16	8	304	150	3433	12.0	70	1	amc rebel sst	
17	8	302	140	3449	10.5	70	1	ford torino	
15	8	429	198	4341	10.0	70	1	ford galaxie 500	
14	8	454	220	4354	9.0	70	1	chevrolet impala	
14	8	440	215	4312	8.5	70	1	plymouth fury ii	
14	8	455	225	4425	10.0	70	1	pontiac catalina	
15	8	390	190	3850	8.5	70	1	amc ambassador dpl	
15	8	383	170	3653	10.0	70	1	dodge challenger se	
14	8	340	160	3609	8.0	70	1	plymouth 'cuda 340	
15	8	400	190	3761	9.5	70	1	chevrolet monte carlo	
14	8	455	225	3086	10.0	70	1	buick estate wagon (sw)	
24	4	113	95	2372	15.0	70	3	toyota corona mark ii	
22	6	198	95	2833	15.5	70	1	plymouth duster	
18	6	199	97	2774	15.5	70	1	amc hornet	
21	6	200	85	2587	16.0	70	1	ford maverick	
27	4	97	88	2130	14.5	70	3	datsun pl510	
26	4	97	46	1835	20.5	70	2	volkswagen 1131 deluxe sedan	
25	4	110	87	2672	17.5	70	2	peugeot 504	
24	4	107	90	2430	14.5	70	2	audi 100 ls	
25	4	110	95	2375	17.5	70	2	saab 99e	
26	4	121	112	2234	12.5	70	2	bmw 2002	
21	6	199	90	2648	15.0	70	1	amc gremlin	
10	8	360	215	4615	14.0	70	1	ford f250	
10	8	307	200	4376	15.0	70	1	chevy c20	
11	8	318	210	4382	13.5	70	1	dodge d200	
9	8	304	193	4732	18.5	70	1	hi 1200d	
27	4	97	88	2130	14.5	71	3	datsun pl510	
28	4	112	88	2605	19.6	82	1	chevrolet cavalier	
27	4	112	88	2540	18.6	82	1	chevrolet cavalier wagon	
24	4	112	88	2295	18.0	82	1	chevrolet cavalier 2-door	
31	4	112	85	2575	16.2	82	1	pontiac 2000 se hatchback	
29	4	135	84	2525	16.0	82	1	dodge aries se	
27	4	151	90	2735	18.0	82	1	pontiac phoenix	
24	4	140	92	2865	16.4	82	1	ford fairmont futura	
36	4	105	74	1980	15.3	82	2	volkswagen rabbit l	
27	4	91	68	2025	18.2	82	3	mazda glc custom i	
31	4	91	68	1970	17.6	82	3	mazda glc custom	
28	4	105	83	2125	14.7	82	1	plymouth horizon miser	
36	4	98	70	2125	17.3	82	1	mercury lynx l	
36	4	120	88	2160	14.5	82	3	nissan stanza se	
26	4	107	75	2205	14.5	82	3	honda accord	
34	4	108	70	2245	16.9	82	3	toyota corolla	
38	4	91	67	1965	15.0	82	3	honda civic	
32	4	91	67	1965	15.7	82	3	honda civic (auto)	
38	4	91	67	1995	16.2	82	3	datsun 210 gs	
25	6	181	110	2945	15.4	82	1	buick century limited	
38	6	262	85	2015	17.0	82	1	oldsmobile cutlass ciera (diesel)	
26	4	156	92	2585	14.5	82	1	chrysler lebaron medallion	
22	6	232	112	2835	14.7	82	1	ford granada l	
22	4	144	96	2665	13.9	82	3	toyota celica gt	

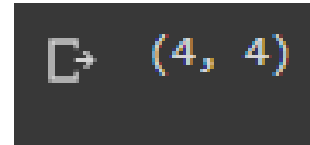
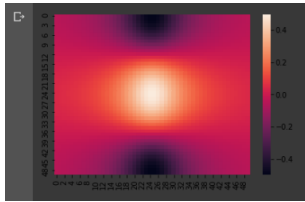


'mpg' 'cylinders' 'displacement' 'horsepower' 'weight' 'acceleration' 'year' 'origin' 'name'

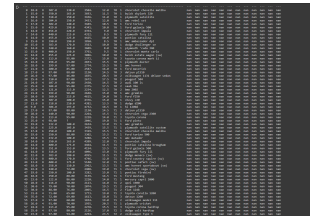
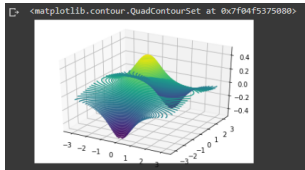
5) Actividad 5 - Los resultados para la actividad 5 son los siguientes :

A data.frame: 397 x 9									
mpg	cylinders	displacement	horsepower	weight	acceleration	year	origin	name	dis
<dbl>	<int>	<dbl>	<dbl>	<dbl>	<dbl>	<int>	<dbl>	<fct>	<dbl>
18	8	307	130	3504	12.0	70	1	chevrolet chevelle malibu	
15	8	350	165	3693	11.5	70	1	buick skylark 320	
18	8	318	150	3436	11.0	70	1	plymouth satellite	
16	8	304	150	3433	12.0	70	1	amc rebel sst	
17	8	302	140	3449	10.5	70	1	ford torino	
15	8	429	198	4341	10.0	70	1	ford galaxie 500	
14	8	454	220	4354	9.0	70	1	chevrolet impala	
14	8	440	215	4312	8.5	70	1	plymouth fury ii	
14	8	455	225	4425	10.0	70	1	pontiac catalina	
15	8	390	190	3850	8.5	70	1	amc ambassador dpl	
15	8	383	170	3653	10.0	70	1	dodge challenger se	
14	8	340	160	3609	8.0	70	1	plymouth 'cuda 340	
15	8	400	190	3761	9.5	70	1	chevrolet monte carlo	
14	8	455	225	3086	10.0	70	1	buick estate wagon (sw)	
24	4	113	95	2372	15.0	70	3	toyota corona mark ii	
22	6	198	95	2833	15.5	70	1	plymouth duster	
18	6	199	97	2774	15.5	70	1	amc hornet	
21	6	200	85	2587	16.0	70	1	ford maverick	
27	4	97	88	2130	14.5	70	3	datsun pl510	
26	4	97	46	1835	20.5	70	2	volkswagen 1131 deluxe sedan	
25	4	110	87	2672	17.5	70	2	peugeot 504	
24	4	107	90	2430	14.5	70	2	audi 100 ls	
25	4	104	95	2378	17.5	70	2	saab 99e	
26	4	121	113	2234	12.5	70	2	bmw 2002	
21	6	199	90	2648	15.0	70	1	amc gremlin	
10	8	360	215	4615	14.0	70	1	ford f250	
10	8	307	200	4376	15.0	70	1	chevy c20	
11	8	318	210	4382	13.5	70	1	dodge d200	
9	8	304	193	4732	18.5	70	1	hi 1200d	
27	4	97	88	2130	14.5	71	3	datsun pl510	
28	4	112	88	2605	19.6	82	1	chevrolet cavalier	
27	4	112	88	2540	18.6	82	1	chevrolet cavalier wagon	
24	4	112	88	2295	18.0	82	1	chevrolet cavalier 2-door	
31	4	112	85	2676	16.2	82	1	pontiac 2000 se hatchback	
29	4	135	84	2528	16.0	82	1	dodge aries se	
27	4	151	90	2725	18.0	82	1	pontiac phoenix	
24	4	140	92	2895	16.4	82	1	ford fairmont futura	
34	4	105	74	1980	15.3	82	2	volkswagen rabbit i	
27	4	91	68	2025	18.2	82	3	mazda gl custom i	
31	4	91	68	1970	17.6	82	2	mazda gl custom	
34	4	105	63	2125	14.7	82	1	plymouth horizon 107	
36	4	98	70	2121	17.3	82	1	mercury lyria	
38	4	120	88	2160	14.5	82	1	nissan stanza se	
38	4	107	75	2205	15.4	82	1	honda accord 1987	
34	4	108	70	2245	16.9	82	1	toyota corolla	
38	4	91	67	1965	15.0	82	1	honda civic	
32	4	91	67	1965	15.7	82	3	honda civic (auto)	
34	4	91	67	1995	16.2	82	1	datsun 210 ga	
25	6	181	110	2945	16.4	82	1	buick century limited	
25	6	182	85	3015	17.0	82	1	oldsmobile cutlass ciera (diesel)	
26	4	156	92	2589	14.5	82	1	chrysler lebaran motor	
32	6	252	172	3855	14.7	82	1	ford gremmie i	
32	4	144	96	2665	13.9	82	3	toyota celica gt	

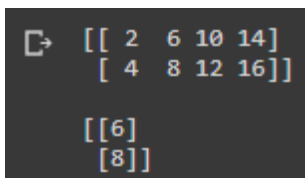
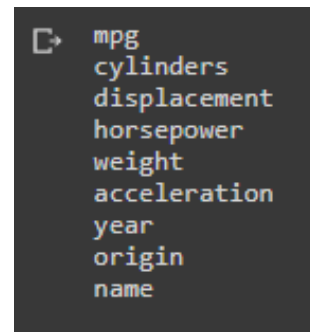
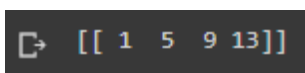
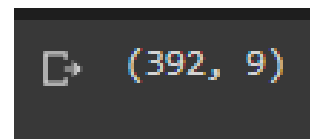
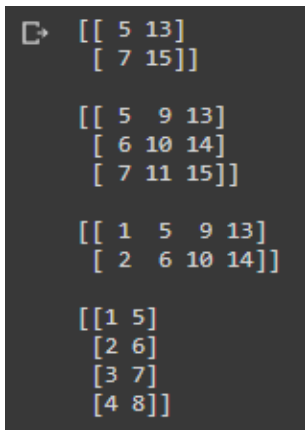
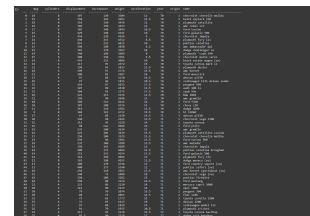
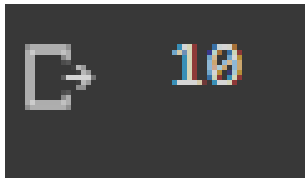
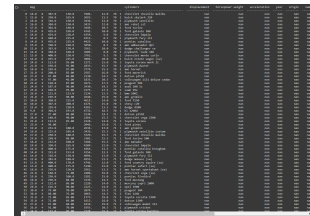
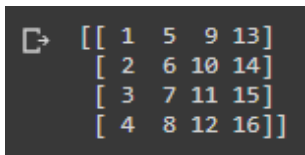




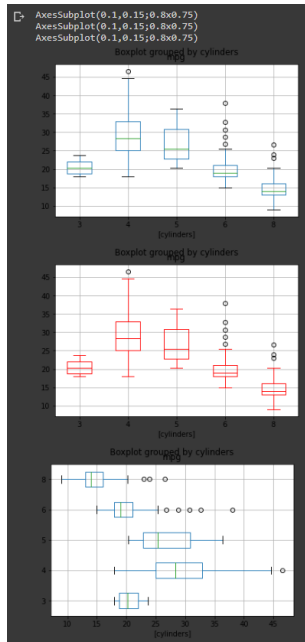
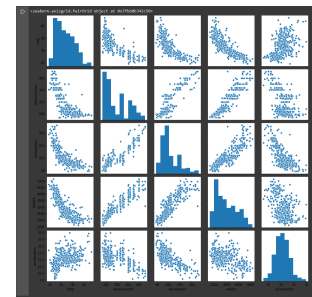
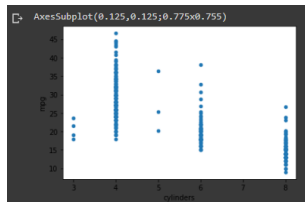
9) Actividad 9 - Los resultados de la actividad 9 son los siguientes:



8) Actividad 8 - Los resultados de la actividad 8 son los siguientes:



10) Actividad 10 - Los resultados de la actividad 10 son los siguientes:



```
count 392.000000 392.000000 ... 392.000000 392.000000
mean 23.445918 5.471519 ... 75.879592 1.576531
std 7.805007 1.702783 ... 3.683737 0.805518
min 9.000000 1.000000 ... 79.000000 1.000000
25% 17.000000 4.000000 ... 73.000000 1.000000
50% 22.750000 4.000000 ... 72.000000 1.000000
75% 29.000000 8.000000 ... 79.000000 2.000000
max 46.000000 8.000000 ... 81.000000 3.000000
```

```
count 392.000000
mean 23.445918
std 7.805007
min 9.000000
25% 17.000000
50% 22.750000
75% 29.000000
max 46.000000
Name: mpg, dtype: float64
```

V. CONCLUSIONES

En esta práctica se definieron algunas funciones tanto de R como de python además de que se demostró un ejemplo de cada una de estas. Esta fue una buena práctica un poco más compleja que la anterior, pero fue posible solucionar los problemas. Al principio pensamos que iban a ser unos códigos intraducibles para python ya que el código principal estaba diseñado en r y que iban a ser muy complejos pero realmente no terminó siendo tan complicado. Python maneja muchas librerías para data science como por ejemplo numpy, además para graficar esta matplotlib. Para concluir, podemos decir que fue una práctica sencilla dentro del acondicionamiento de la materia, y esperamos seguir reforzando los conocimientos de R.

