TALENTO





Universidad Tecnológica de Bolívar

Preprocesamiento Datos

Ejecutor Técnico

Guillermo Bejarano Reyes

INTELIGENCIA ARTIFICIAL

Nivel Explorador





Z-SCORE



ESCALADO SIMPLE MÍNIMO - MÁXIMO







La multicolinealidad ocurre cuando

(predictores) en un modelo de regresión están correlacionadas.

independientes

variables

Normalización de los Datos

El escalado, normalización y estandarización de variables numéricas, utilizadas sobre todo en Machine Learning, se utiliza para cambiar los valores de las características numéricas en el conjunto de datos a una escala común, sin distorsionar las diferencias en los rangos de valores ni perder información. Esto es especialmente útil cuando los datos tienen variables que varían en escalas, o cuando usas algoritmos que asumen que todos los datos están centrados alrededor de 0 y tienen una varianza en la misma escala

Importancia de la normalización de datos en el análisis estadístico

La manipulación (adición, eliminación, combinación, mutación) de su conjunto de datos para mejorar el entrenamiento del modelo de aprendizaje automático, lo que genera un mejor rendimiento y una mayor precisión

Habilitación de ingeniería de características

Habilitación de ingeniería de Reducción de la multicolinealidad

Reducción de la multicolinealidad





Fuente de Datos para práctica



```
#Escalado - Normalización - Estándarización
import pandas as pd

#Leer archivo excel e impirmir las primeras 5 filas
df = pd.read_excel('C:\\Otros\\UTB\\TalentoTech\\AnalisisDatos\\Material\\Semana_5\\Ejercicios\\DataNormalizacion.xlsx', she
print("\nArchivo EXCEL")
print(df.head()) #Los primeros 5 registros
```

Archivo EXCEL						
	Nombre	Salario	NroVeh			
0	Luisa Lane	4500000	1			
1	Maria Medina	6000000	2			
2	Sergio Castillo	3900000	1			
3	Pedro López	80000000	3			
4	Catalina Gómez	5000000	2			





Estadística Descriptiva – Fuente de Datos

```
# Variable de Interés - Estadística Descriptiva
print("\n Variables de interés")
print("\n",df[["Salario","NroVeh"]]) # Mostrar llas variables de interés (Numéricas)
print("\n Estadística descriptiva")
print("\n",df[["Salario","NroVeh"]].describe()) # Mostrar Estadística Descriptiva
```

V	ariables de	interés
	Salario	NroVeh
0	4500000	1
1	6000000	2
2	3900000	1
3	80000000	3
4	5000000	2
5	400000	0

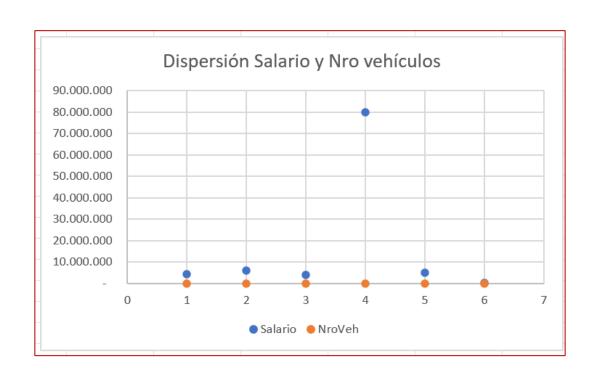
Salario NroVeh count 6.000000e+00 6.000000 mean 1.663333e+07 1.500000 std 3.110181e+07 1.048809 min 4.000000e+05 0.000000 25% 4.050000e+06 1.000000 50% 4.750000e+06 1.500000 75% 5.750000e+06 2.000000 max 8.000000e+07 3.000000

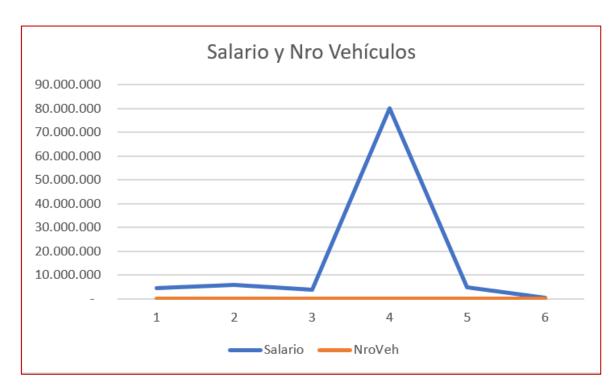
Rangos muy diferentes en escala (Mínimos y Máximos)





Gráfico de dispersión y de líneas – Fuente de Datos



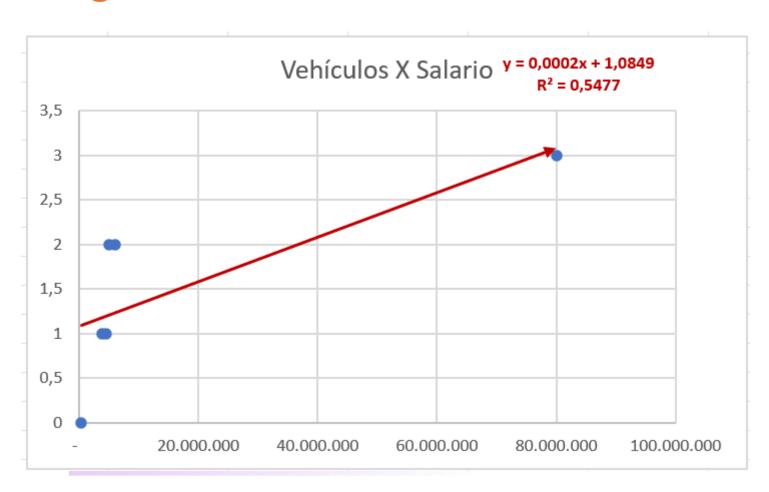


Por tener rangos tan diferentes el Salario y Nro. de vehículos, en sus gráficas no se puede apreciar la variable Nro. de vehículos





Regresión Lineal – Fuente de Datos







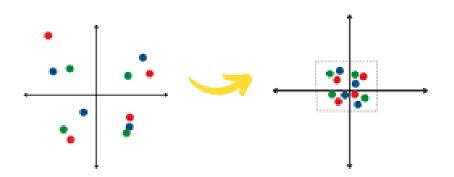
MÉTODO: ESCALADO SIMPLE



Método Escalado Simple

Feature Scaling





Conservar la distribución de los datos en una menor escala

Fórmula:

$$N_i = \frac{\left(X_i\right)}{X_{max}}$$

Valor nuevo = (valor actual / Valor máximo)



Método Escalado Simple - Programa

```
# Método Escalado Simple
print("\n Variables de interés")
print("\n",df[["Salario","NroVeh"]]) # Mostrar llas variables de interés (Numéricas)

print("\n Estadística descriptiva")
print("\n",df[["Salario","NroVeh"]].describe()) # Mostrar Estadística Descriptiva

print("\n Método escalado simple aplicado al salario y Número vehículos")
df["Salario"]=df["Salario"]/df["Salario"].max()
df["NroVeh"]=df["NroVeh"]/df["NroVeh"].max()
print("\n",df[["Salario","NroVeh"]]) # Mostrar llas variables de interés (Numéricas)
```



Método: Escalado simple - Resultados

,	Variables de	interés
	Salario	NroVeh
0	4500000	1
1	6000000	2
2	3900000	1
3	80000000	3
4	5000000	2
5	400000	0

```
Método escalado simple aplicado al salario y Número vehículos

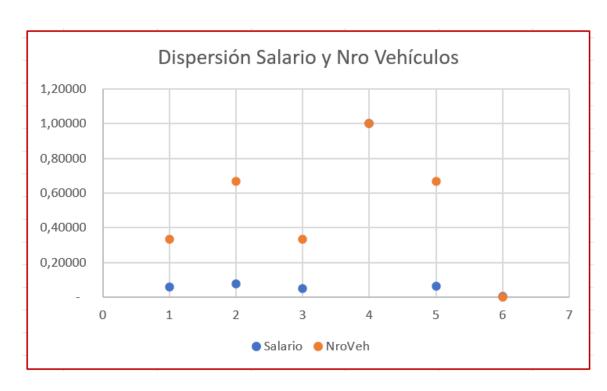
Salario NroVeh
0 0.05625 0.333333
1 0.07500 0.666667
2 0.04875 0.333333
3 1.00000 1.000000
4 0.06250 0.666667
5 0.00500 0.000000
```

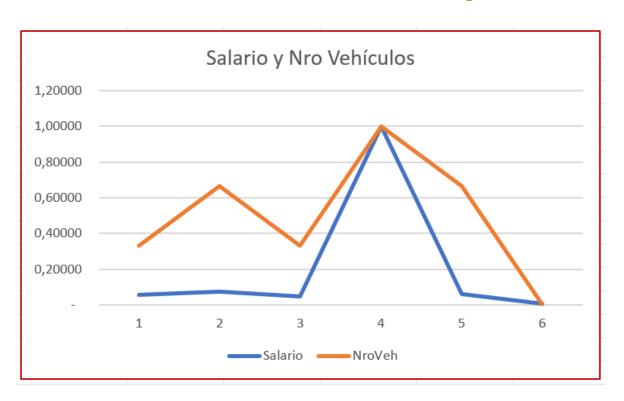
Sin perder su distribución, los rangos para ambas variables se definen entre los valores de 0 y 1





Gráfico de dispersión y de líneas - Método Escalado simple



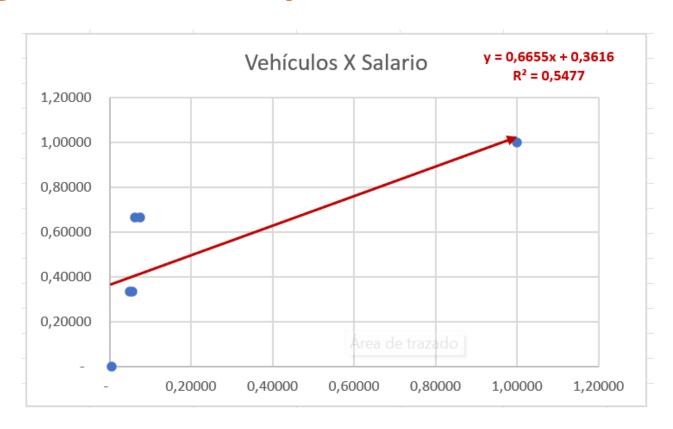


Con los rangos entre 0 y 1 del Salario y Nro. de vehículos, en sus gráficas se aprecian mejor





Regresión Lineal – Aplicado el Escalado simple



Con los rangos de las variables entre 0 y 1, la regresión lineal presenta un R² idéntico al de la regresión lineal de los datos originales





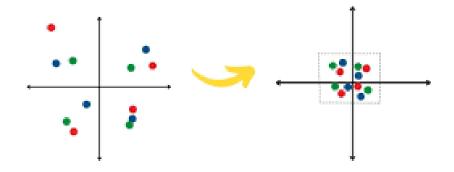
MÉTODO: MÍNIMO Y MÁXIMO



Método Mínimo y Máximo

Feature Scaling

In Python



Conservar la distribución de los datos en una menor escala

Fórmula:

$$N_i = \frac{\left(X_i - X_{min}\right)}{X_{max} - X_{min}}$$



Método Mínimo y Máximo - Programa - Resultados

```
# Método Mínimo y Máximo
print("\n Método Mínimos y Máximos aplicado al salario y Número vehículos")

df["Salario"]=(df["Salario"]-df["Salario"].min())/(df["Salario"].max()-df["Salario"].min())

df["NroVeh"]=(df["NroVeh"]-df["NroVeh"].min())/(df["NroVeh"].max()-df["NroVeh"].min())
print("\n",df[["Salario","NroVeh"]]) # Mostrar Llas variables de interés (Numéricas)
```

```
Variables de interés

Salario NroVeh
0 4500000 1
1 6000000 2
2 3900000 1
3 80000000 3
4 5000000 2
5 400000 0
```

```
Método Mínimos y Máximos aplicado al salario y Número vehículos

Salario NroVeh

0 0.051508 0.333333

1 0.070352 0.666667

2 0.043970 0.333333

3 1.000000 1.000000

4 0.057789 0.666667

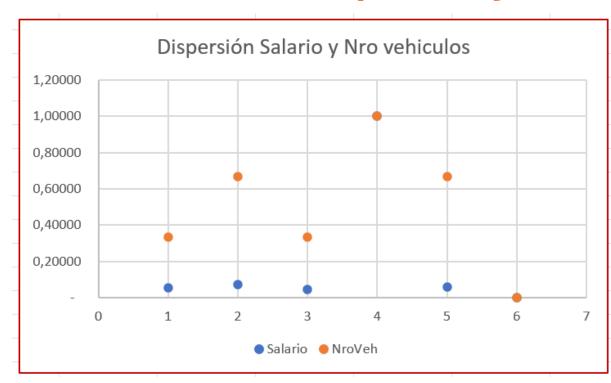
5 0.000000 0.000000
```

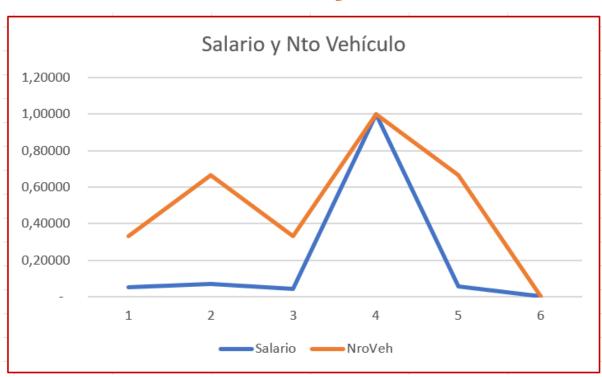
Sin perder su distribución, los rangos para ambas variables se definen entre los valores de 0 y 1





Gráfico de dispersión y de líneas – Método Mínimo y Máximo



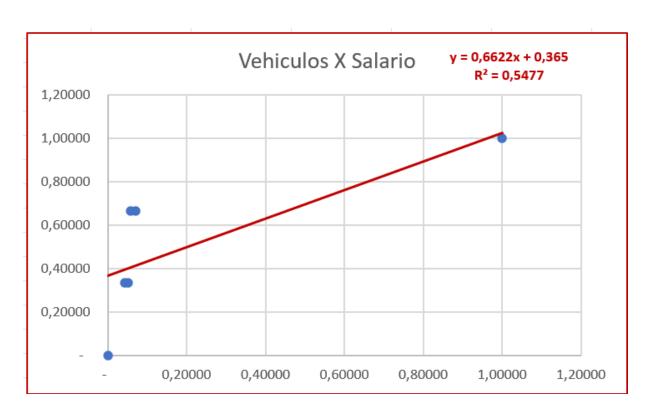


Con los rangos entre 0 y 1 del Salario y Nro. de vehículos, en sus gráficas se aprecian mejor





Regresión Lineal – Aplicado Mínimo y Máximo



Con los rangos de las variables entre 0 y 1, la regresión lineal presenta un R² idéntico al de la regresión lineal de los datos originales





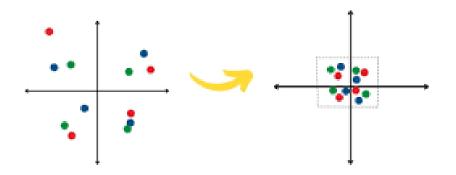
MÉTODO: Z-SCORE



Método Z-Score

Feature Scaling

In Python



Conservar la distribución de los datos en una menor escala

Fórmula:

nula: Media
$$N_i = \frac{(X_i - \mu)}{\sigma}$$
 Desviación Estándar



Método Z-score - Programa - Resultados

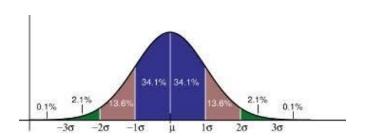
```
# Método z-score
print("\n Método z-score aplicado al salario y Número vehículos")
df["Salario"]=(df["Salario"]-df["Salario"].mean())/df["Salario"].std()
df["NroVeh"]=(df["NroVeh"]-df["NroVeh"].mean())/df["NroVeh"].std()
print("\n",df[["Salario","NroVeh"]]) # Mostrar Llas variables de interés (Numéricas)
```

```
Variables de interés

Salario NroVeh
0 4500000 1
1 6000000 2
2 3900000 1
3 80000000 3
4 5000000 2
5 400000 0
```

```
Método z-score aplicado al salario y Número vehículos

Salario NroVeh
0 -0.390117 -0.476731
1 -0.341888 0.476731
2 -0.409408 -0.476731
3 2.037395 1.430194
4 -0.374040 0.476731
5 -0.521942 -1.430194
```



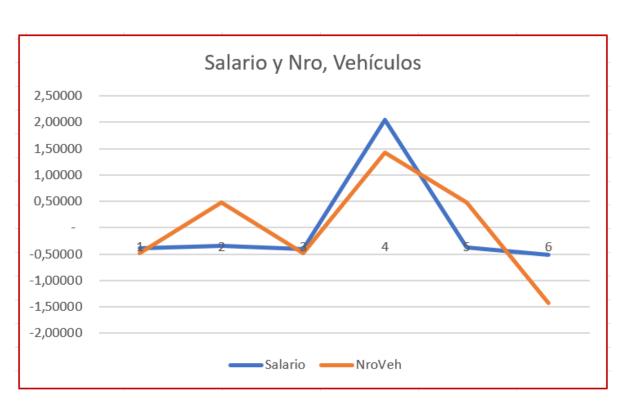
Sin perder su distribución, los rangos para ambas variables son más uniformes, en una distribicon normal de -3-a 3





Gráfico de dispersión y de líneas – Método z-score



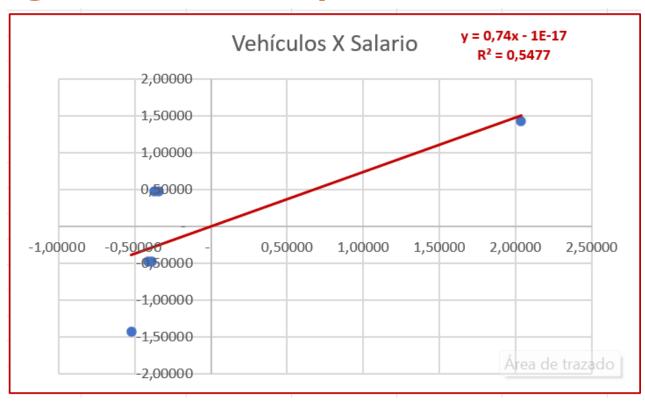


Con los rangos entre 0 y 1 del Salario y Nro. de vehículos, en sus gráficas se aprecian mejor





Regresión Lineal – Aplicado z-score



Con los rangos de las variables entre 0 y 1, la regresión lineal presenta un R² idéntico al de la regresión lineal de los datos originales

TALENTO



Universidad Tecnológica de Bolívar

www.utb.edu.co/talento-tech