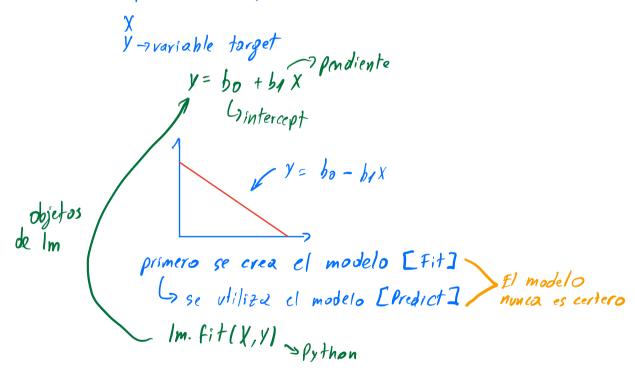
Módulo 4 - Desarrollo del Modelo

Temario
- Regresión linear y múltiple
- Evaluación del modelo (visualización)
- Regresión Polinomial y pipeline
- Ray MSE

Modelo - predicción de un valor a través de dras variables

Regresion lineal Simple

-> Solamente una variable independiente para predecir nuestra variable -> Múltiple -> 2 o más variables



MLR =) Múltiples variables en la regressión

Evaluación a través de visualización

Reg Plot -> relación entre variables
-> fuerza de correlación
-> dirección lpositiva/negativa/

sns. regplot (x, y)

Residual Plot => predicción menos verdadero

-> promedio 0 -> distribución normal

caso contrario el modelo no es adecuado

ans. resid plot (X, Y)

Distribution plot -> compora distribución de valores predecidos con los actuales

nos ayuda a determinar que valores se acercan a los réales

ax1= 6ns. distplot (Y) sns. distplot (Ypred , ax = ax)

Regresión Polinomial y Pipeline

-> Es un caso especial de legresión lineal -> útil para describir relaciones curvas

cuadratica _____





polyfit (x, y, grads)

Lipreprocessing de scillit learn

incluye estandarización de datas

Dipeline

Normalización -> transformación -> Regresión polinomial

primero transformamos y luego predecimos

En código ajuda a una conversión y modelaje más óplimo

-> Determina numericamente el desempeño de nuestro modelo

> -> diferencia entre valor predicto y actual al cuadrado MSE

sklearn.metrics import mean_squared_error

R2 -> cuan cercanos son los datos predecidos a los valores actuales - el porcentaje de variación explicado por el modelo

MSE de la linea MSE V

entre 0 y 1 => 51 R2 es negativo puede existir overfitting

Prediction and decision making

-> Asegurarnos el funcionamiento
con las herramientas visuales
y numéricas mencionadas en
este módulo

R2 puede ser de
0,10 dependiendo
del campo de estudio

- -) Un bajo MSE es un mejor modelo? No necesariamente
- Depende de los modelos que utilicemos

Grade Review Questions

