

LINEAR REGRESSION

modelo lineal que busca minimizar la suma de los residuos al cuadrado

Modelo:

$$\min_w \|Xw - y\|_2^2 \rightarrow \text{Norma 2}$$

El objetivo es encontrar los parámetros w que minimizan el residuo

LASSO

modelo lineal que reduce el número de variables y por ende el número de parámetros a estimar.

modelo:

$$\min_w \frac{1}{2n_{\text{muestras}}} \|Xw - y\|_2^2 + \alpha \|w\|_1$$

Expresión que penaliza el vector w
L1-norm
es decir se vuelve cero
para aquellos w no relevantes.

ELASTIC NET

Es un modelo de regresión lineal
que regulariza en los parámetros L_1 y L_2
modelo.

$$\frac{1}{2N_{\text{muestras}}} \cdot \|Y - Xw\|_2^2 + \alpha * L_1 * \|w\|_1 + 0.5 * \alpha * (1 - L_1) * \|w\|_2^2$$

Es una combinación del modelo Lasso y Ridge.

Kernel Ridge

Proyecta los datos a un espacio más pequeño
y sobre ese nuevo espacio se minimiza:

$$C_{\text{ridge}}(w) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^N (y_i - \phi(x_i)^T w)^2 + \frac{\lambda}{2} \sum_{j=1}^p \|w_j\|_2^2$$

ϕ es el parámetro a encontrar
para minimizar la suma de
cuadrados de los residuos.

SGD

modelo que permite el hallar el
mínimo en una función de forma
iterativa.

La función de costo es J que reduce la diferencia
entre el modelo y la salida

$$\theta_{t+1} = \theta_t - \eta \frac{\partial J}{\partial \theta_t}$$

θ_{t+1} : Conjunto parámetros seleccionados,
 θ_t : Todo el set de entrenamiento,
 η : tasa de aprendizaje,
 $\frac{\partial J}{\partial \theta_t}$: la derivada de todo el set de entrenamiento

BAYESIAN RIDGE REGRESSION

$$P(w|\lambda) = N(w|0, \lambda^{-1} I_p)$$

Es una modelo de regresión definido
en términos Probabilísticos

Usa los parámetros α y λ

↓

Que se obtienen por Max
Verosimilitud