

Tarea 4 de Optimización No Lineal (MAT-279)

Segundo semestre de 2022

En aplicaciones relacionadas con *machine learning*, se dispone de una serie de datos $\{(w_i, y_i) : i \in I\}$ con los cuales nos interesa ajustar un modelo para explicar la variable Y en términos de W , usualmente de manera lineal (i.e. $Y \sim X^\top W$). En general, estos problemas se pueden escribir de la forma

$$\min_{x \in \mathbb{R}^d} F(x) := \sum_{i \in I} f_i(x) + \lambda \mathcal{R}(x),$$

donde f_i representa el costo de utilizar el i -ésimo dato, y \mathcal{R} es una función de regularización para mantener la simpleza del modelo. En este problema, se piden estudiar tres modelos

Mínimos cuadrados $f_i(x) = (y_i - x^\top w_i)^2$, y $\mathcal{R} \equiv 0$.

Ridge $f_i(x) = (y_i - x^\top w_i)^2$, y $\mathcal{R}(x) = \|\cdot\|_2$.

Se pide

1. Justifique la convexidad de estos problemas.
2. Implemente el **Método del gradiente** (en el lenguaje de su gusto, de preferencia Python) descrito en clases (Apunte, pág.40). Su rutina debe considerar como entradas X, W, λ y debe entregar el vector de coeficientes óptimos x^* . El pseudo-código se escribe de la siguiente forma Considere

Algorithm 1 Método del Gradiente con paso de Armijo

```

1: procedure GRAD( $Y, W, \lambda, \epsilon, \alpha, \beta$ )
2:   Defina un punto inicial  $x^0$ 
3:   for  $\nu = 0, \dots$  do
4:     Calcule  $g^\nu = \nabla F(x^\nu)$ 
5:     while  $\|g^\nu\| \geq \epsilon$  do
6:       Defina  $d^\nu = -g^\nu$ 
7:       Calcule
```

$$\lambda_\nu = \max_{k=0,1,\dots} \left\{ \beta^k \mid F(x^\nu + \beta^k d^\nu) - F(x^\nu) \leq \alpha g^\nu \cdot d^\nu \beta^k \right\}$$

```

8:       Defina  $x^{\nu+1} \leftarrow x^\nu + \lambda_\nu d^\nu$  y vuelva al paso (4)
9:     end while
10:  end for
11: end procedure
```

$\alpha, \beta \approx 0,8$. Considere los datos en **data.csv**, correspondiente a las variaciones de una superficie y sometida a una sistema de fuerzas que la deforman, y una colección de variables que representan los materiales presentes en esta superficie x_1, \dots, x_{15}

3. Estime los coeficientes para los tres modelos con $\lambda = 1$. Reporte las primeras 10 iteraciones de su método y compare las soluciones correspondientes.
4. Finalmente, estime regresiones Ridge con parámetro $\lambda \in \{0,01; 0,1; 1; 10; 1000\}$. Comente en las soluciones obtenidas y realice un gráfico que muestre la diferencia en magnitud de los coeficientes x .