## Reconocimiento de Patrones 2020 Práctica de Laboratorio 1: Regresión polinomial y validación cruzada

- 1. Implementar una función para la generación de L sets de datos  $\mathcal{D} = \{(x_i, t_i)\}_{i=1,\dots,N}$ . Los  $x_i$  serán aleatorios y estarán distribuidos uniformemente dentro cierto intervalo [a, b]. Para cada  $x_i$  se generará independientemente un valor  $t_i = \sin(2\pi x) + r$  correspondiente, donde r será ruido Gaussiano  $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$ . Por ejemplo L = 200, N = 10,  $\sigma = 0.3$  y [a, b] = [0, 1].
- 2. Implementar una función que devuelva el vector de pesos óptimo  $\mathbf{w}^*$  para un set de datos  $\mathcal{D}$ , un grado de polinomio M y error cuadrático sin término de regularización  $E_D(\mathbf{w})$  y con término de regularización  $E(\mathbf{w})$  dados por

$$E_D(\mathbf{w}) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} (y(x_i, \mathbf{w}) - t_i)^2,$$

У

$$E(\mathbf{w}) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} (y(x_i, \mathbf{w}) - t_i)^2 + \frac{\lambda}{2} \sum_{i=0}^{M} |w_i|^2,$$

respectivamente, donde

$$y(x, \mathbf{w}) = w_0 + w_1 x + w_2 x^2 + \ldots + w_M x^M = \sum_{j=0}^{M} w_j x^j,$$

Utilizar la fórmula

$$\mathbf{w}^* = \left(\mathbf{\Phi}^t \mathbf{\Phi}\right)^{-1} \mathbf{\Phi}^t \mathbf{t}.$$

para el caso sin término de regularización y

$$\mathbf{w}^* = \left(\lambda \mathbf{I} + \mathbf{\Phi}^t \mathbf{\Phi}\right)^{-1} \mathbf{\Phi}^t \mathbf{t}.$$

para el caso con término de regularización. Estimar el valor medio del error y su desviación standard en ambos casos utilizando los L sets de datos generados en el 1er punto, utilizando valores de y de M a seleccionar.

- 3. (opción A) Determinar la mejor combinación de valores para los hiperparámetros  $\lambda$  y M mediante validación cruzada (cross-validation). Considerar 3 valores para  $\lambda$  y 3 valores para M.
  - (opción B) Realizar un análisis sesgo-varianza para distintos valores de  $\lambda$  y un valor fijo de de grado M del polinomio.

ELEGIR UNA DE ESTAS DOS OPCIONES