

Demostrar: $K_C = H K H$; $H = I - \frac{11^T}{N}$

Donde:

K es la matriz Kernel

H es una matriz centrada que se usa para centrar los datos en torno al origen.

I es la matriz identidad de tamaño $N \times N$

1 es un vector de columna de tamaño N , lleno de unos

N Es el número de observaciones o datos

Entonces:

$$K_C = \left(I - \frac{11^T}{N} \right) K \left(I - \frac{11^T}{N} \right)$$

Se expande como:

$$K_C = K - K \frac{11^T}{N} - \frac{11^T}{N} K + \frac{11^T K 11^T}{N^2}$$

Se expresa el valor del Kernel centrado entre dos observaciones x_n y x_m :

$$K_c(x_n, x_m) = K(x_n, x_m) - \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N K(x_n, x_m) - \frac{1}{N} \sum_{m=1}^N K(x_n, x_m) + \frac{1}{N^2} \sum_{n=1}^N \sum_{m=1}^N K(x_n, x_m)$$

Entonces:

$$\begin{bmatrix} K_c(x_1, x_1) & \dots & K_c(x_1, x_N) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ K_c(x_N, x_1) & \dots & K_c(x_N, x_N) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} K(x_1, x_1) & \dots & K(x_1, x_N) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ K(x_N, x_1) & \dots & K(x_N, x_N) \end{bmatrix} - \frac{1}{N} \begin{bmatrix} \sum_{n=1}^N K(x_1, x_n) & \dots & \sum_{n=1}^N K(x_1, x_n) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \sum_{n=1}^N K(x_N, x_n) & \dots & \sum_{n=1}^N K(x_N, x_n) \end{bmatrix} - \frac{1}{N} \begin{bmatrix} \sum_{m=1}^N K(x_m, x_1) & \dots & \sum_{m=1}^N K(x_m, x_N) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \sum_{m=1}^N K(x_m, x_1) & \dots & \sum_{m=1}^N K(x_m, x_N) \end{bmatrix}$$

Por desigualdad de Cauchy - Schwarz:

La desigualdad de Cauchy - Schwarz establece que, para cualquier par de vectores x y y en un espacio de producto interno:

$$|\mathbb{E}\{\bar{K}_x \bar{K}_y\}| \leq \sqrt{\mathbb{E}\{\bar{K}_x^2\} \mathbb{E}\{\bar{K}_y^2\}}$$

→ Estimación de probabilidad

$$\hat{P}(K_x, K_y) \in [0, 1];$$

Luego se introduce la norma de Frobenius $\|K\|_F$ que es una medida de magnitud de la matriz K

$$\|K\|_F^2 = \text{tr}(K^* K) = \text{tr}(K K^*)$$

De acuerdo a la propiedad de simetría en las matrices cuadradas.