

## Mínimos cuadrados recursivos

El algoritmo de mínimos cuadrados se aplica en forma recursiva a medida que se dispone de nuevos datos. El vector  $\boldsymbol{\theta}(k)$  en el instante  $k$ , se calcula con los datos (pares  $(y(k), \boldsymbol{\phi}(k))$ ) disponibles hasta el instante  $k$ . Para tal fin se parte de la ecuación normal y se reescribe en forma recursiva.

$$\hat{\boldsymbol{\theta}}(N) = \left( \sum_{k=1}^N \boldsymbol{\phi}(k) \boldsymbol{\phi}^T(k) \right)^{-1} \left( \sum_{k=1}^N \boldsymbol{\phi}(k) y(k) \right) = \mathbf{P}(N) \left( \sum_{k=1}^N \boldsymbol{\phi}(k) y(k) \right) \quad (1-a)$$

$$\mathbf{P}(N) \triangleq \left( \sum_{k=1}^N \boldsymbol{\phi}(k) \boldsymbol{\phi}^T(k) \right)^{-1} \in \Re^{d \times d} \quad (1-b)$$

De la definición de  $\mathbf{P}(N)$

$$\mathbf{P}(k)^{-1} = \sum_{j=1}^k \boldsymbol{\phi}(j) \boldsymbol{\phi}^T(j) = \sum_{j=1}^{k-1} \boldsymbol{\phi}(j) \boldsymbol{\phi}^T(j) + \boldsymbol{\phi}(k) \boldsymbol{\phi}^T(k) = \mathbf{P}(k-1)^{-1} + \boldsymbol{\phi}(k) \boldsymbol{\phi}^T(k) \quad (2)$$

la ecuación normal es:

$$\hat{\boldsymbol{\theta}}(k) = \mathbf{P}(k) \left( \sum_{j=1}^k \boldsymbol{\phi}(j) y(j) \right) = \mathbf{P}(k) \left( \sum_{j=1}^{k-1} \boldsymbol{\phi}(j) y(j) + \boldsymbol{\phi}(k) y(k) \right) \quad (3)$$

teniendo en cuenta que

$$\sum_{j=1}^{k-1} \boldsymbol{\phi}(j) y(j) = \mathbf{P}(k-1)^{-1} \hat{\boldsymbol{\theta}}(k-1) = \mathbf{P}(k)^{-1} \hat{\boldsymbol{\theta}}(k-1) - \boldsymbol{\phi}(k) \boldsymbol{\phi}^T(k) \hat{\boldsymbol{\theta}}(k-1) \quad (4)$$

reemplazando la (4) en la (3), se tiene:

$$\begin{aligned} \hat{\boldsymbol{\theta}}(k) &= \mathbf{P}(k)^{-1} \left( \mathbf{P}(k)^{-1} \hat{\boldsymbol{\theta}}(k-1) - \boldsymbol{\phi}(k) \boldsymbol{\phi}^T(k) \hat{\boldsymbol{\theta}}(k-1) + \boldsymbol{\phi}(k) y(k) \right) = \\ &= \hat{\boldsymbol{\theta}}(k-1) - \mathbf{P}(k) \boldsymbol{\phi}(k) \boldsymbol{\phi}^T(k) \hat{\boldsymbol{\theta}}(k-1) + \mathbf{P}(k) \boldsymbol{\phi}(k) y(k) = \\ &= \hat{\boldsymbol{\theta}}(k-1) + \mathbf{P}(k) \boldsymbol{\phi}(k) \left( y(k) - \boldsymbol{\phi}^T(k) \hat{\boldsymbol{\theta}}(k-1) \right) = \hat{\boldsymbol{\theta}}(k-1) + \mathbf{K}(k) \varepsilon(k) \end{aligned}$$

luego

$$\hat{\boldsymbol{\theta}}(k) = \hat{\boldsymbol{\theta}}(k-1) + \mathbf{K}(k) \varepsilon(k) \quad (5)$$

con

$$\mathbf{K}(k) = \mathbf{P}(k) \boldsymbol{\phi}(k) \quad (6)$$

$$\varepsilon(k) = y(k) - \boldsymbol{\phi}^T(k) \hat{\boldsymbol{\theta}}(k-1) \quad (7)$$

luego para que el algoritmo funcione necesitamos calcular en forma recursiva  $K(k)$  o lo que es equivalente  $P(k)$  lo que se tiene hasta el momento es el cálculo recursivo de  $P(k)^{-1}$  mediante la (2), para resolver el problema se emplea el siguiente Lema.

### Lema de inversión de matrices

Sean  $A$ ,  $C$  y  $C^{-1} + DA^{-1}B$  matrices cuadradas no-singulares, entonces:

$$(A + BCD)^{-1} = A^{-1} - A^{-1}B(C^{-1} + DA^{-1}B)^{-1}DA^{-1}$$

**Prueba:** La prueba se obtiene por sustitución directa

$$\begin{aligned} (A + BCD)(A^{-1} - A^{-1}B(C^{-1} + DA^{-1}B)^{-1}DA^{-1}) &= \\ = I + BCDA^{-1} - B(C^{-1} + DA^{-1}B)^{-1}DA^{-1} - BCDA^{-1}B(C^{-1} + DA^{-1}B)^{-1}DA^{-1} &= \\ = I + BCDA^{-1} - BC(C^{-1} + DA^{-1}B)(C^{-1} + DA^{-1}B)^{-1}DA^{-1} &= \\ = I + BCDA^{-1} - BCDA^{-1} = I & \quad \text{Q.E.D.} \end{aligned}$$

Desarrollando  $P(k)$  de la (1-b) se tiene

$$P(k) = (\Phi^T(k)\Phi(k))^{-1} = (\Phi^T(k-1)\Phi(k-1) + \phi(k)\phi^T(k))^{-1} = (P(k-1)^{-1} + \phi(k)\phi^T(k))^{-1}$$

aplicando el lema de inversión de matrices con:  $P(k-1) = A$ ,  $\phi(k) = B$ ,  $I = C$  y  $\phi^T(k) = D$  se tiene

$$P(k) = P(k-1) - P(k-1)\phi(k)(I + \phi^T(k)P(k-1)\phi(k))^{-1}\phi^T(k)P(k-1) \quad (8)$$

La (8) implica que

$$K(k) = P(k)\phi(k) = P(k-1)\phi(k)(I + \phi^T(k)P(k-1)\phi(k))^{-1} \quad (9)$$

La recurrencia se obtiene al reemplazar la (9) en la (8)

$$P(k) = (I - K(k)\phi^T(k))P(k-1) \quad (10)$$

Notar de la (8) ó (9) que para calcular  $P(k)$  de todos modos debe invertirse una matriz (la matriz  $(I + \phi^T(k)P(k-1)\phi(k))$ ), pero si el sistema es de una salida  $y(k)$  la matriz  $(I + \phi^T(k)P(k-1)\phi(k))$  es un escalar y solo se debe invertir un número. (recordar que  $P(k-1) \in \mathbb{R}^{d \times d}$  y que  $\phi(k) \in \mathbb{R}^d$ ).

Todo el desarrollo anterior se resume en el siguiente teorema (que ya se a probado)

### Teorema: (Estimación por mínimos cuadrados recursivos)

Asuma que la matriz  $\Phi(k)$  es de rango completo para  $k \geq k_0$ . Si  $\hat{\theta}$  es la estima en el sentido de los mínimos cuadrados, entonces se satisfacen las ecuaciones recursivas.

$$\hat{\theta}(k) = \hat{\theta}(k-1) + K(k) (y(k) - \phi^T(k) \hat{\theta}(k-1)) \quad (11)$$

$$K(k) = P(k) \phi(k) = P(k-1) \phi(k) (I + \phi^T(k) P(k-1) \phi(k))^{-1} \quad (12)$$

$$P(k) = (I - K(k) \phi^T(k)) P(k-1) \quad (13)$$

### Observaciones

☞ La Ec.(11) tiene una interpretación intuitiva. La estima del vector de parámetros  $\hat{\theta}(k)$  se obtiene adicionando un factor de corrección a la estima del instante anterior  $\hat{\theta}(k-1)$ . La corrección es proporcional a  $y(k) - \phi^T(k) \hat{\theta}(k-1)$ , donde el último término puede interpretarse como el valor de  $y(k)$  predicho por el modelo de la Ec.(75) ( $\hat{y}(k|\theta) = \phi^T(k) \theta = \theta^T \phi(k)$ ). El término de corrección es entonces proporcional a la diferencia entre los valores medidos y predichos de  $y(k)$  basados en los parámetros disponibles para el cálculo. Si la diferencia entre los valores medidos y predichos de  $y(k)$  es nula entonces  $\hat{\theta}(k) = \hat{\theta}(k-1) = \theta^*$ .

☞ Todo método de estimación recursiva da como resultado ecuaciones similar a la Ec.(11), donde lo que cambia de un método a otro es la forma de calcular el vector  $K(k)$ .

Notar que el teorema exige que la matriz  $P(k)$  esté definida y esto ocurre cuando la matriz  $\Phi^T(k) \Phi(k)$  es no-singular (invertible). Como

$$\Phi^T(k) \Phi(k) = \sum_{j=1}^k \phi(j) \phi^T(j)$$

Se sigue que la matriz  $\Phi^T(k) \Phi(k)$  siempre es singular si  $k$  es lo suficientemente pequeño (Se dispone de pocos datos y se deben calcular muchos parámetros o en término de sistemas de ecuaciones se tienen pocas ecuaciones y muchas incógnitas por lo que el sistema no está determinado), se debe verificar que  $k \geq d$  (el número de filas de  $\Phi(k)$  debe ser mayor o igual que el número de columnas, en general  $k \gg d$ ).

Para evitar el problema descripto y que el algoritmo se pueda ejecutar desde el instante inicial se inicializa la matriz  $\mathbf{P}$  de la siguiente manera:

$$\mathbf{P}(0) = \mathbf{P}_0$$

Donde  $\mathbf{P}_0$  es una matriz definida positiva, entonces

$$\mathbf{P}(k) = \left( \mathbf{P}_0^{-1} + \Phi^T(k) \Phi(k) \right)^{-1}$$

$\mathbf{P}(k)$  puede ser tan próxima a  $\left( \Phi^T(k) \Phi(k) \right)^{-1}$  como se quiera eligiendo  $\mathbf{P}_0$  lo suficientemente grande, en general se elige

$$\mathbf{P}_0 = \alpha \mathbf{I}$$

con  $\alpha > 10^6$

El método de mínimos cuadrados recursivo se resume en el siguiente algoritmo:

#### Algoritmo (Mínimos cuadrados recursivo)

- 1- Inicializar  $\theta(0) = 0$ ,  $\mathbf{P}(0) = \mathbf{P}_0$ ,  $\alpha$  (cota en el error del modelo permitida es un número pequeño)
- 2-  $k = 1$
- 3- Calcular
 
$$\mathbf{P}(1) = \left( \mathbf{P}_0^{-1} + \Phi^T(1) \Phi(1) \right)^{-1} = \left( \mathbf{P}_0^{-1} + \Phi^T(1) \Phi(1) \right)^{-1}$$

$$\mathbf{K}(1) = \mathbf{P}_0 \Phi(1) \left( \mathbf{I} + \Phi^T(1) \mathbf{P}_0 \Phi(1) \right)^{-1}$$

$$\theta(1) = \mathbf{K}(1) y(1)$$
- 4- Incrementar  $k$  ( $k = k + 1$ )
- 5- Calcular
 
$$\mathbf{K}(k) = \mathbf{P}(k) \Phi(k) = \mathbf{P}(k-1) \Phi(k) \left( \mathbf{I} + \Phi^T(k) \mathbf{P}(k-1) \Phi(k) \right)^{-1}$$

$$\mathbf{P}(k) = \left( \mathbf{I} - \mathbf{K}(k) \Phi^T(k) \right) \mathbf{P}(k-1)$$

$$\hat{\theta}(k) = \hat{\theta}(k-1) + \mathbf{K}(k) \left( y(k) - \Phi^T(k) \hat{\theta}(k-1) \right)$$

$$\hat{y}(k) = \Phi^T(k) \theta(k)$$

$$| y(k) - \hat{y}(k) |$$
- 6- Si  $| y(k) - \hat{y}(k) | > \alpha$  incrementar  $k$  y retornar a 5, de lo contrario terminar.