Metodos de Identificacion basadas en Tecnicas de Subespacio

Leonardo Giovanini

Contenidos

- Formulacion del problema
- Identificacion de sistemas deterministicos
- Identificacion de sistemas estocasticos
- Identificacion combinada
- Ejemplo

Formulacion del problema

El problema de identificar un sistema puede ser formulado como

Dado un conjunto de datos

$$U(k) = \begin{bmatrix} u(k) & u(k+1) & \cdots & u(k+N) \end{bmatrix}$$
$$Y(k) = \begin{bmatrix} y(k) & y(k+1) & \cdots & y(k+N) \end{bmatrix}$$

encontrar

- el orden del sistema *n*,
- la magnitud del tiempo muerto T_d ,
- y las matrices A, B, C y D.

Formulacion del problema

Hay varias formas de resolver el problema de identificacion

• Minimizar el error predicho

$$\min_{\Theta} \|Y(k) - \hat{Y}(k)\|^{2}$$

$$st.$$

$$\hat{Y}(k) = f(U(k), \Theta)$$
(1)

Utilizar tecnincas de estimación

$$\min_{\tilde{X}(t)} E\left(\left[Y(k) - \hat{Y}(k)\right] \left[Y(k) - \hat{Y}(k)\right]^{T}\right)$$
st.
$$\hat{Y}(k) = f\left(\tilde{X}(k), U(k)\right)$$
donde $\tilde{X}(k) = \left[X(k) \ \Theta\right]$

Dado el sistema lineal

$$x(k+1) = Ax(k) + Bu(k)$$

$$y(k) = Cx(k) + Du(k)$$
(3)

Los estados y salidas futuras

$$x(k+i+1) = A^{i+1}x(k) + \sum_{j=0}^{i} A^{j}Bu(k+i-j)$$

$$y(k+i) = Cx(k+i) + Du(k+i)$$
(4)

y la salida es

$$y(k+i) = CA^{i+1}x(k) + \sum_{j=0}^{i} CA^{j}Bu(k+i-j) + Du(k+i)$$

Definiendo las siguientes matrices

$$\Delta = \begin{bmatrix} B & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ AB & B & 0 & \cdots & 0 \\ A^{N-1}B & A^{N-2}B & A^{N-3}B & \cdots & B \end{bmatrix}, \qquad H = \begin{bmatrix} D & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ CB & D & 0 & \cdots & 0 \\ CA^{N-1}B & CA^{N-2}B & CA^{N-3}B & \cdots & D \end{bmatrix}$$

$$\Gamma = \begin{bmatrix} C & CA & \cdots & CA^{N-1} \end{bmatrix}^T$$

y el vector de estados

$$X(k) = \begin{bmatrix} x(k) & x(k+1) & \cdots & x(k+N) \end{bmatrix},$$

El sistema (3) puede ser reescrito como

$$X(k+1) = AX(k) + \Delta U(k),$$

$$Y(k) = \Gamma X(k) + HU(k)$$
(5)

La ecuacion (5) puede interpretarse geometricamente

$$HU(k) \qquad Y(k)$$

$$Y(k) \qquad Y(k)/X(k)$$

$$\Gamma X(k)$$

Los vectores X(k), U(k) y Y(k) son divididos

$$X(k) = [X_p \ X_f]; \ U(k) = [U_p \ U_f]; \ Y(k) = [Y_p \ Y_f];$$

y defieniendo

$$W_p = \begin{bmatrix} U_p & Y_p \end{bmatrix}; W_f = \begin{bmatrix} U_f & Y_f \end{bmatrix};$$

de manera que

$$X_{f} = A^{\frac{N}{2}} X_{p} + \Delta U_{p}$$

$$Y_{p} = \Gamma X_{p} + H U_{p}$$

$$Y_{f} = \Gamma X_{f} + H U_{f}$$

$$(6)$$

Definicion: La secuencia u(k) es **persistentemente excitida de orden** N si verifica

$$rank \left(E(U(k)U(k)^T) \right) = N \tag{7}$$

Si

- u(k) esta persistentemente excitada de orden N,
- La interseccion del espacio de las filas de U_f y X_p es vacio,

entonces

- i) El producto de los estados y la matriz de observabilidad extendida $\mathcal{O} = \Gamma X_f$ es igual a la **proyeccion oblicua** de Y_f sobre W_p
- *ii*) El orden del sistema n esta dado por los valores singulares de $W_1\Gamma X_fW_2$ diferentes de cero
- *iii*) La matriz Γ es igual a $\Gamma = W_1^{-1}U_1S_1^{\frac{1}{2}}T$

i) A partir de la ecuacion (6) tenemos

$$X_{f} = A^{\frac{N}{2}}X_{p} + \Delta U_{p}$$
o
$$X_{f} = \left[\Delta - A^{\frac{N}{2}}\Gamma H \quad A^{\frac{N}{2}}\Gamma\right] \begin{bmatrix} U_{p} \\ Y_{p} \end{bmatrix} = L_{p}W_{p}$$
(8)

Remplazando en ecuación (6) tenemos

$$Y_f = \Gamma L_p W_p + H U_f$$

Multiplicando por el complemento ortogonal de U_f

$$Y_{f}/U_{f}^{\perp} = \Gamma L_{p} W_{p}/U_{f}^{\perp}$$

$$\Gamma L_{p} W_{p} = Y_{f}/U_{f}^{\perp} (W_{p}/U_{f}^{\perp})^{\dagger} W_{p}$$

$$\Gamma X_{f} = Y_{f}/U_{f}^{\perp} (W_{p}/U_{f}^{\perp})^{\dagger} W_{p} = Y_{f}/U_{f} W_{p} = \mathcal{O}$$

$$(9)$$

 HU_f

ii) A partir de la ecuacion (9) tenemos

$$W_1 \mathcal{O} W_2 = W_1 \Gamma X_f W_2, \tag{10}$$

entonces

$$rank(W_1\mathcal{O}W_2) = \min(rank(W_1\Gamma), rank(X_fW_2)) = n,$$

y

$$rank(W_1\Gamma) = min(rank(W_1), rank(\Gamma)) = n,$$

 $rank(X_fW_2) = rank(\Gamma L_pW_pW_2) = n.$

iii) Calculando la SVD de (10) resulta

$$W_{1}\Gamma X_{f}W_{2} = \begin{bmatrix} U_{1} & U_{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} S_{1} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} V_{1} \\ V_{2} \end{bmatrix},$$

$$= U_{1}S_{1}V_{1} = U_{1}S_{1}^{\frac{1}{2}}TT^{-1}S_{1}^{\frac{1}{2}}V_{1},$$

$$\Rightarrow \begin{cases} W_{1}\Gamma = U_{1}S_{1}^{\frac{1}{2}}T, \\ X_{f}W_{2} = T^{-1}S_{1}^{\frac{1}{2}}V. \end{cases}$$
(11)

14/05/2009

SINC

Algoritmo 1

1. Calculale la proyeccion oblicua

$$\mathcal{O}_N = Y_f / U_f W_p$$

2. Calculate la SVD de

$$W_1 \mathcal{O}_N W_2 = USV^T$$

3. Determine el orden del sistema y particione V y U.

4. Determine $\Gamma_N y \Gamma_{N-1}$

$$\Gamma_N = W_1^{-1} U_1 S_1^{1/2},$$

5. Determine
$$X_f$$
 y X_{f+1}

$$\Gamma_{N-1} = \begin{bmatrix} \Gamma_1 & \cdots & \Gamma_{N-l} \end{bmatrix}$$

6. Resuelva la ecuacion

$$X_f = \Gamma_N^+ \mathcal{O}_N, \quad X_{f+1} = \Gamma_{N-1}^+ \mathcal{O}_{N-1},$$

$$\begin{bmatrix} X_{f+1} \\ Y_f \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_f \\ U_f \end{bmatrix}$$

Algoritmo 2

1. Calcule la proyeccion oblicua

$$\mathcal{O}_N = Y_f / U_f W_p$$

2. Calcule la **SVD** de

$$W_1 \mathcal{O}_N W_2 = USV^T$$

3. Determine el orden del sistema y particione V y U.

4. Determine Γ_N and Γ_N^{\perp} as

$$\Gamma_N = W_1^{-1} U_1 S_1^{1/2},$$

$$\Gamma_N^{\perp} = U_2^T W_1$$

5. Determine A and C from Γ_N and V

6. Solve the linear equation resulting from **(6)** for *B* and *D*.

Ejemplo

Consideremos los datos obtenidos para la identificación de un motor de combustion interna con un sistema de injección en puerto

El sistema que queremos identificar es multivariable:

- Tres salidas: relacion Aire-Combustible (A/F), la velocidad (S) y el torque (T)
- **Cinco entradas:** angulo de la pantalla (α_T) , combustible injectado (F), bypass de aire (α_{IAC}) , el angula de avance de la chispa (α_S) , y el control de recirculación de gases de escape (α_{EGR}) .

Los datos utilizados en la identificación fueron obtainidos en experimentos con una senal binaria pseudo aleatoria en cada entrada

$$\alpha_T = 50 \pm 20, \ F = 10 \ 10^{-3} \pm 310^{-3}, \ \alpha_S = 20 \pm 10,$$

 $\alpha_{EGR} = 70 \pm 20 \ \text{y} \ \alpha_{IAC} = 0$

Ejemplo

Antes de identificar el modelo, debemos **remover el valor medio** de la senal y los **tiempos muertos**.

Para ello utilizamos la informacion disponible

$$T_{A/F} = \frac{92.22}{2\pi S} + 0.0156,$$

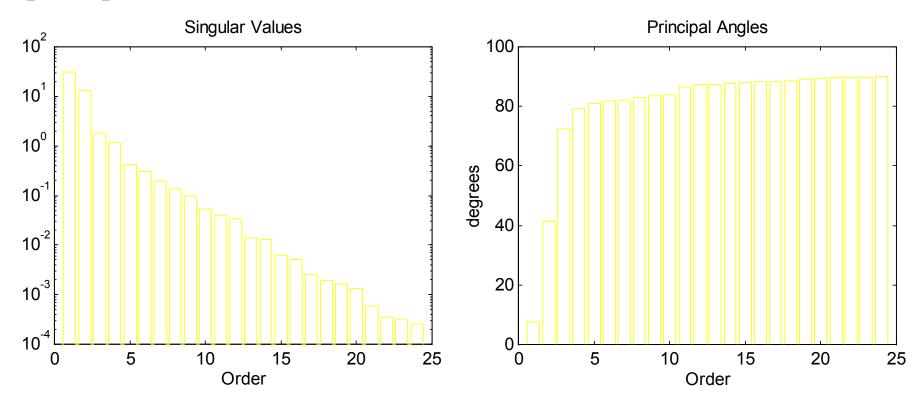
$$T_{\alpha_S T} = \frac{\alpha_S + 45}{6S},$$

$$T_F = \frac{120}{S}.$$

Finalmente, dividimos el conjunto de datos en dos subconjuntos con el mismo tamano: uno para la **identificacion** el otro para la **validacion**.

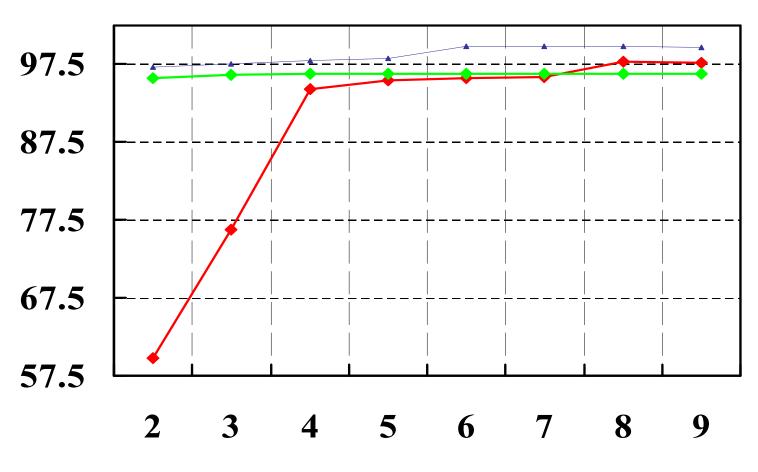
Ejemplo

En primer lugar determinanamos el orden del sistema a partir de analizar el comportamiento de los valores singulares y los angulos principales









System Order

