

# Identificarea Sistemelor – Laborator 10

## Identificarea recursivă

Organizare: Aceeași ca și la laboratoarele anterioare.

Vom studia în acest laborator varianta recursivă a metodei ARX, vezi cursul *Identificarea recursivă*. Veți dezvolta o funcție cu următoarea semnătură:

```
[index, Pinv10, theta50, thetaN] = rarxidentify
```

Fiecărui student  $i$  se alocă de către profesor un `index` în intervalul 1-8, și acesta trebuie salvat în variabila `index` la începutul funcției. Indexul dictează care fișier de date trebuie încărcat. De exemplu, dacă aveți indexul 3, trebuie să încărcăți fișierul `lab10_3.mat`. Toate aceste fișiere de date sunt deja accesibile din codul funcției dvs. Fiecare fișier conține datele de identificare în variabila `id`, și datele de validare în variabila `val`. Indiciu: pentru a crește viteza de execuție și pentru a evita timeouturile, salvați vectorii de intrări și ieșiri în arrayuri separate în loc de a accesa tot timpul obiectul `id`.

Se știe în avans că ordinul sistemului este cel dat în variabila `n` din fișierul de date; că sistemul are o structură de tip eroare de ieșire, OE; și că nu are timp mort. Pentru a compensa nepotrivirea cu structura ARX vom lua ordine mai mari pentru modelele ARX pe care le vom căuta:  $na = nb = 3 \cdot n$ .

- Implementați algoritmul ARX recursiv, folosind pseudocodul de mai jos care conține informații în plus față de curs. Rulați algoritmul pe datele de identificare, pornind de la o inversă inițială  $P^{-1}(0) = \frac{1}{\delta} I_{na+nb}$  cu  $\delta = 0.01$  și de la un vector de parametri inițial  $\theta(0)$  identic egal cu zero. Ca o verificare intermediară, returnați  $P^{-1}(10)$  în ieșirea `Pinv10` a funcției.
- Returnați în `theta50` vectorul de parametri  $\theta(49)$  obținut după procesarea a 49 eșantioane,<sup>1</sup> și în `thetaN` vectorul final de parametri  $\theta(N)$  după procesarea întregului set de date.
- Folosind funcția `compare`, comparați pe datele de validare calitatea celor două modele. Care model este mai bun, și de ce?
- Opțional, dacă aveți timp, repetați experimentul, dar de această dată cu  $\delta = 100$ . Gândiți-vă la rezultate. Pentru care valoare a lui  $\delta$  sunt mai proaste modelele, și de ce?

- 
- 1: inițializează  $\hat{\theta}(0)$  (vector coloană  $na + nb$ ),  $P^{-1}(0)$  (matrice  $(na + nb) \times (na + nb)$ )
  - 2: **loop** la fiecare pas  $k = 1, 2, \dots$
  - 3: extrage  $u(k), y(k)$
  - 4: formează vectorul de regresori ARX:  
$$\varphi(k) = [-y(k-1), \dots, -y(k-na), u(k-1), \dots, u(k-nb)]^\top$$
  - 5: găsește eroarea de predicție  $\varepsilon(k) = y(k) - \varphi^\top(k) \hat{\theta}(k-1)$  (un scalar)
  - 6: actualizează inversa:  $P^{-1}(k) = P^{-1}(k-1) - \frac{P^{-1}(k-1) \varphi(k) \varphi^\top(k) P^{-1}(k-1)}{1 + \varphi^\top(k) P^{-1}(k-1) \varphi(k)}$
  - 7: calculează ponderile:  $W(k) = P^{-1}(k) \varphi(k)$  (vector coloană  $(na + nb)$ )
  - 8: actualizează parametrii:  $\hat{\theta}(k) = \hat{\theta}(k-1) + W(k) \varepsilon(k)$
  - 9: **end loop**
- 

Funcții relevante din toolbox-ul de identificare a sistemelor: `rarx`, `idpoly`, `compare`. Indicii adiționale:

<sup>1</sup>Soluția de referință are un offset de 1 din greșeală, ne cerem scuze.

- După ce aveți polinoamele  $A$  și  $B$  ca vectori de coeficienți în ordinea crescătoare a puterilor lui  $q^{-1}$ , folosiți `idpoly(A, B, [], [], [], 0, Ts)` pentru a genera modelul ARX, unde  $Ts$  este perioada de eșantionare. Nu uitați că toți vectorii de coeficienți din polinoame trebuie să conțină întotdeauna coeficienții constanți (puterea 0 a argumentului  $q^{-1}$ ), care trebuie să fie 1 în  $A$ , și 0 în  $B$ . Țineți cont că matricea de parametri returnată de algoritm *nu* conține acești coeficienți constanți.
- Matlab oferă funcția `rarx`, pe care o puteți folosi dacă doriți ca să vă verificați rezultatele. Funcția preia la intrare setul de date de identificare, ordinele modelului  $na$  și  $nb$  și întârzierea  $nk$  sub formă de vector, argumentele `'ff'`, `1` care configurează algoritmul la fel cu cel din curs, vectorul inițial de parametri  $\theta(0)$ , și matricea inversă inițială  $P^{-1}(0)$ . Matricea numită  $P$  în documentația funcției Matlab `rarx` este de fapt matricea *inversă*  $P^{-1}$  din curs, fiți așadar atenți când o alegeți. Funcția produce la ieșire o matrice  $\Theta \in \mathbb{R}^{N \times (na+nb)}$  conținând pe fiecare linie  $k$  vectorul de parametri  $\theta(k)$ : întâi coeficienții  $a_1, \dots, a_{na}$  ai polinomului  $A$ , și apoi coeficienții  $b_1, \dots, b_{nb}$  din  $B$ .