

# Identificarea sistemelor – Laborator 6

## Metoda ARX

Organizare – ca și până acum, vezi celelalte laboratoare.

La acest laborator vom identifica modele ARX (autoregresive cu intrare exogenă) folosind regresia liniară, vezi materialul de curs, Partea V: *Metoda ARX*.

Veți dezvolta o funcție cu următoarea semnătură:

```
[index, PHI, theta, ypred, ysim] = findarx
```

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 `lab6_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`.

Se știe de la operatorul sistemului că sistemul nu are timp mort (întârziere) și are ordin cel mult 3.

Cerințe:

- Reprezentați grafic și examinați datele furnizate.
- Implementați explicit identificarea ARX folosind regresia liniară, urmărind descrierea din curs. Reamintim că regresorii sunt  $-y(k-1), \dots, -y(k-na), u(k-1), \dots, u(k-nb)$ . De preferat, codul dvs. trebuie să funcționeze pentru orice valori  $na$  și  $nb$ . Folosiți ordinea indicată pentru regresori (parametrii vor fi așadar în ordinea  $a_1, \dots, a_{na}, b_1, \dots, b_{nb}$ ).
- Pentru a permite perturbații care nu satisfac forma ARX, vom lua  $na = nb = 9$ , de trei ori mai mare decât cel mai mare ordin posibil. Identificați un model ARX cu aceste ordine. Returnați matricea de regresori în `PHI` și vectorul de parametri rezultat în `theta`. (Validarea lui `PHI` vă ajută să confirmați că sistemul de ecuații este construit corect.) Afișați variabila `theta` înainte de a o returna, după ce aplicați instrucțiunea `format long`.
- Implementați predicția și simularea modelului calculat cu intrările de validare. Țineți cont că pentru simulare, nu se cunosc ieșirile reale ale sistemului, deci se pot folosi doar ieșirile anterioare ale modelului însuși; mai exact  $y(k-i)$  în formula modelului trebuie înlocuit cu valoarea sa simulată anterior  $\hat{y}(k-i)$ , pentru  $i = 1, \dots, na$ . Comparați ieșirile prezise și simulate cu cele reale ale sistemului, atât grafic cât și prin calculul MSEului. Returnați ieșirile prezise și de simulare respectiv în `ypred`, `ysim`.
- Opțional, dacă mai aveți timp – sau dacă aveți greșeli în cod și doriți să comparație cu o soluție garantat bună – identificați modele și cu funcția Matlab `arx`, pentru aceleași valori  $na$ ,  $nb$  ca și în codul dvs. (cu  $nk = 1$  fiindcă știm deja că sistemul nu are întârzieri). Verificați că obțineți rezultate similare.

Asigurați-vă că funcția dvs. produce graficele cerute, chiar dacă acestea nu sunt validate în mod explicit de către Grader (le vom folosi oricum pentru a evalua soluțiile!).

**Important:** Semnalele la momente negative sau zero de timp trebuie luate egale cu 0. **Indicii:** Rulați predicția și simularea pe datele de validare iterativ, pentru fiecare pas de timp. Pentru a reduce probabilitatea de time-out-uri, salvați vectorii din obiecte și structuri (de ex. `id.y`) în array-uri (de ex. `yid`) și manipulați în cod aceste array-uri, Matlab-ul este mult mai rapid în acest mod.

Funcții relevante din toolbox-ul de identificare a sistemelor: `arx`, `plot`, `compare`. Când o funcție din toolbox-ul de identificare are același nume cu o funcție din alt toolbox – de exemplu `compare`, care suprascrie implementarea din toolbox-ul de MPC – scrieți de ex. `doc ident/compare` pentru a obține documentația variantei din `ident`. Vezi și `doc ident` pentru documentația completă a toolbox-ului.