



Facultatea de Inginerie Electrică, Energetică
și Informatică Aplicată (IEEIA)



Identificarea și Modelarea Sistemelor

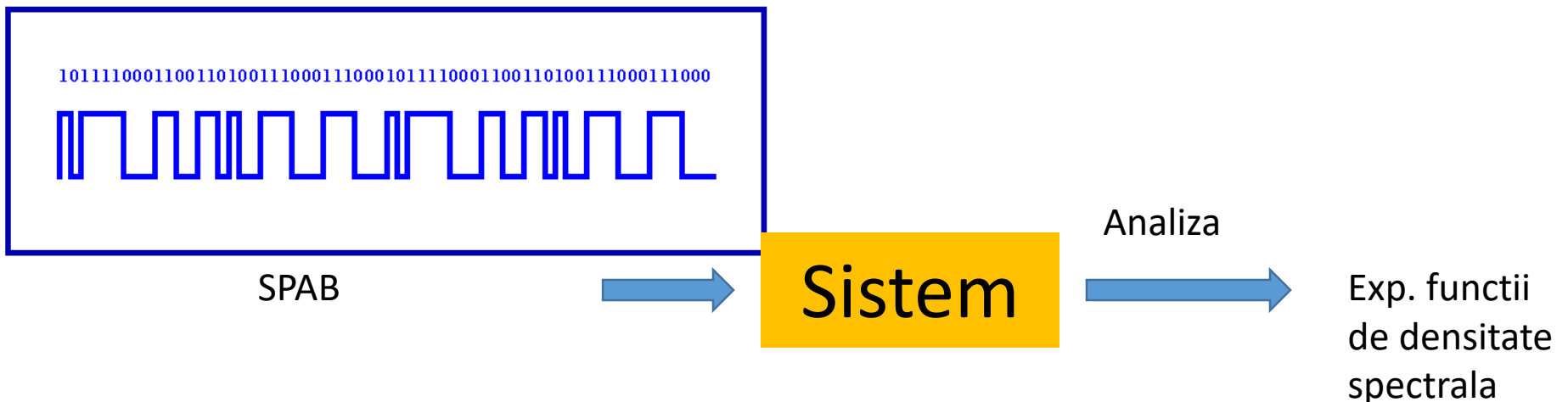
C8

Prof.univ.dr.ing. Marian-Silviu Poboroniuc

Identificarea sistemelor liniare continue cu semnale de probă aleatoare.

Identificarea cu semnale de probă aleatoare folosește procedee corespunzătoare calculului statistic:

- **determinarea funcțiilor de corelație și a funcțiilor de densitate spectrală**, pe baza cărora se obțin modele neparametrice: funcția pondere, caracteristicile de frecvență.



Pentru a putea stabili o legătură directă între rezultatele experimentale și caracteristicile dinamice ale procesului, exprimate prin modele neparametrice, trebuie asigurate anumite proprietăți statistice prestabilite semnalelor de probă:

- staționaritate
- ergodicitate

O mărime aleatoare este staționară dacă proprietățile statistice (densitatea de probabilitate, etc) ale unui eșantion $x(t)$ rămân aceleași dacă se deplasează originea timpului,

$$t \rightarrow t + \tau \quad x(t) \rightarrow x(t + \tau)$$

O mărime aleatoare este ergodică dacă satisface

proprietatea că mediile statistice sunt egale cu mediile temporale.

Identificarea cu semnale de probă aleatoare prezintă avantajele:

a) elimină sau reduce influența perturbațiilor.

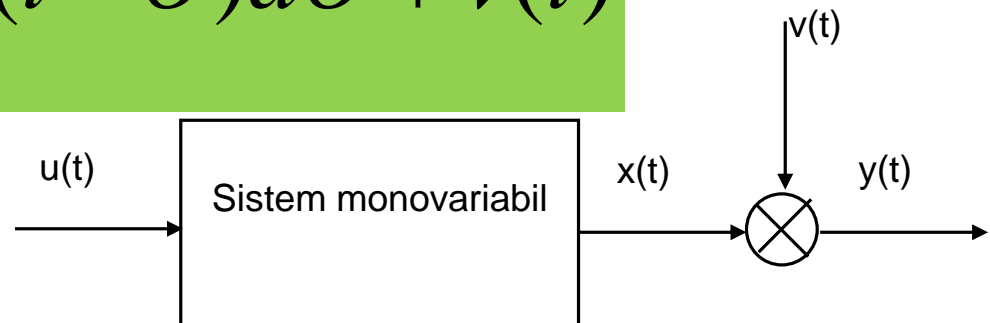
b) în anumite condiții identificarea se efectuează fără scoaterea din funcțiune a sistemului, prin suprapunerea semnalelor aleatoare peste mărimile care apar la intrarea sistemului în funcționare normal.

Principiul metodelor de identificare

Se consideră un sistem monovariabil, cu **mărimea de intrare** $u(t)$ și **mărimea de ieșire** $y(t)$; la ieșirea sistemului acționează o perturbație aleatoare staționară $v(t)$.

Sistemul fiind considerat liniar, cu parametri concentrați și cu funcția pondere $h(t)$ permite transferarea perturbației ce acționează într-un punct oarecare din sistem la ieșirea acestuia. Mărimea de ieșire se poate exprima prin relația:

$$y(t) = \int_0^{\infty} h(\sigma)u(t - \sigma)d\sigma + v(t)$$



Se presupune că intrarea $u(t)$ și perturbația $v(t)$ sunt necorelate și de medii nule,

$$E(u(t)) = E(v(t)) = 0; \quad R_{uv}(\tau) = 0$$

Legătura între mărimea de ieșire $y(t)$ și cea de intrare $u(t)$, sub formă statistică, este exprimată prin **funcția de intercorelație** a celor două mărimi

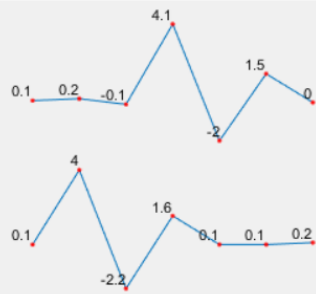
$$\begin{aligned} R_{uy}(\tau) &= E[u(t)y(t+\tau)] = E\left[u(t)\left(\int_0^{\infty} h(\sigma)u(t+\tau-\sigma)d\sigma + v(t+\tau)\right)\right] = \\ &= \int_0^{\infty} h(\sigma)E[u(t)u(t+\tau-\sigma)]d\sigma + E[u(t)v(t+\tau)] = \\ &= \int_0^{\infty} h(\sigma)R_{uu}(\tau-\sigma)d\sigma + R_{uv}(\tau) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} R_{xx}(\tau) &= \overline{x(t)x(t+\tau)} \\ &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T x(t)x(t+\tau)dt \end{aligned}$$

Ultima egalitate este valabilă în ipoteza staționarității semnalelor de intrare și de perturbație.

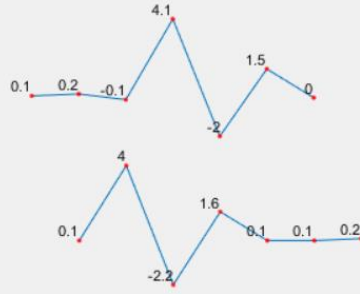
Functia de corelatie intre 2 semnale (exemplificare)

$$R_{xy}(\tau) = \frac{1}{2N+1} \sum_{k=-N}^N x(kT_e)y(kT_e + \tau)$$



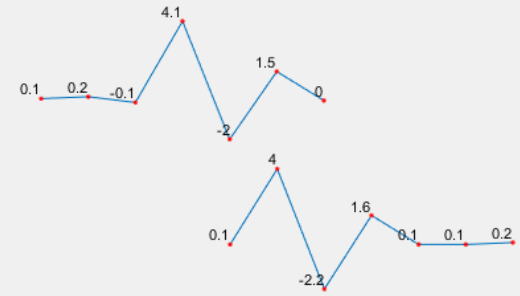
correlation at zero lag is
 $(0.1)(0.1) + (0.2)(4) + (-0.1)(-2.2) + (4.1)(1.6) + (-2)(0.1) + (1.5)(0.1) + (0)(0.2) = 7.54$

7.54



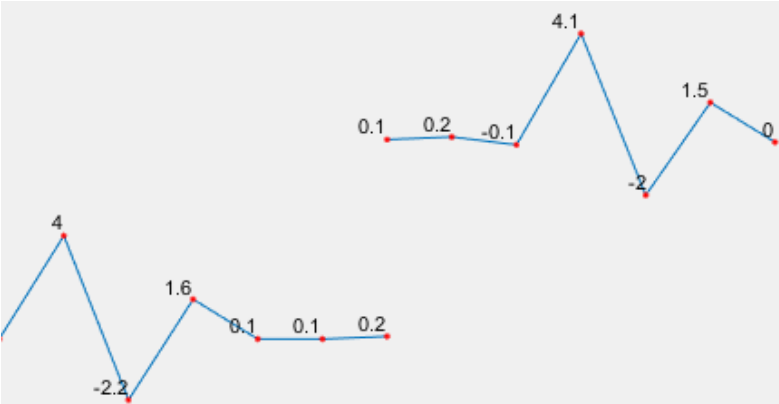
correlation at lag of 1 is
 $(0.2)(0.1) + (-0.1)(4) + (4.1)(-2.2) + (-2)(1.6) + (1.5)(0.1) + (0)(0.1) = -12.45$

7.54 -12.45



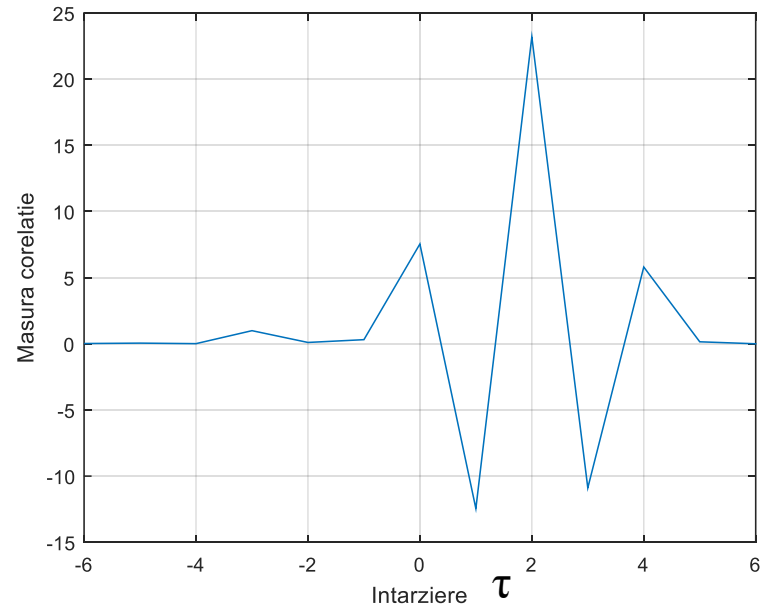
correlation at lag of 4 is
 $(-2)(0.1) + (1.5)(4) + (0)(-2.2) = 5.8$

Correlation Sequence: [7.54 -12.45 23.19 -10.89 5.80]
 Lag: 0 1 2 3 4



correlation at lag of -6 is
 $(0.1)(0.2) = 0.02$

Correlation Sequence: [0.02 0.05 0.01 0.99 0.10 0.31 7.54 -12.45 23.19 -10.89 5.80 0.15 -0.00]
 Lag: -6 -5 -4 -3 -2 -1 0 1 2 3 4 5 6



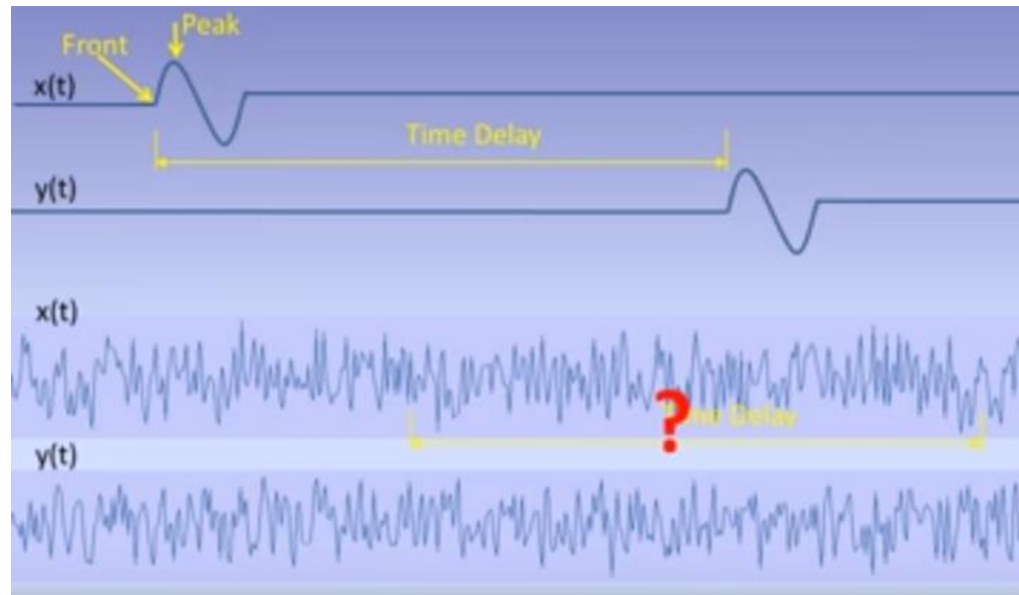
Idee utilizare ?!

Masurare intarziere intre 2 semnale !

Functia de corelatie intre 2 semnale (exemplificare)

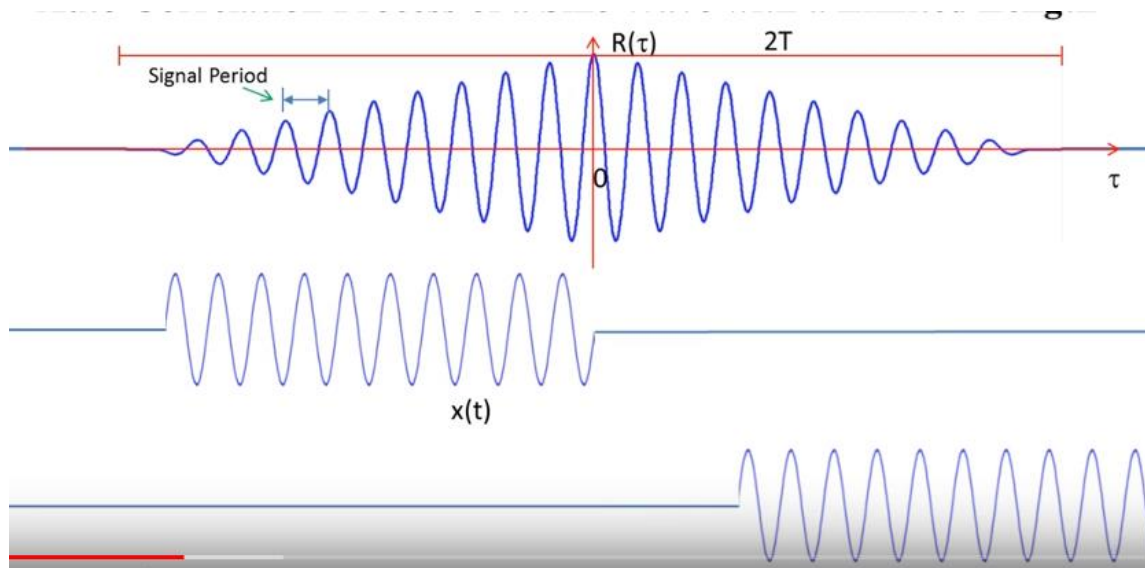
Idee: masurare intarziere intre 2 semnale !

$$R_{xy}(\tau) = \frac{1}{2N + 1} \sum_{k=-N}^N x(kT_e)y(kT_e + \tau)$$



← Posibil pe osciloscop

← ? ... Functia de corelatie



Pentru că $u(t)$ și $v(t)$ nu sunt corelate, funcția de intercorelație

$$R_{uv}(\tau) = 0 \quad (\forall)\tau$$

și obținem

$$R_{uy}(\tau) = \int_0^{\infty} h(\sigma) R_{uu}(\tau - \sigma) d\sigma \quad (3.69)$$

care reprezintă **ecuația Wiener Hopf.**

În cazul discret, $\tau = kT_e, \sigma = iT_e$ și funcția de intercorelație (3.69)

se calculează cu relația

$$R_{uy}(kT_e) = T_e \sum_{i=0}^{\infty} h(iT_e) R_{uu}((k-i)T_e) \quad (3.70)$$

Se observă că funcția de intercorelație intrare-ieșire nu este influențată de perturbațiile exterioare.

Aplicând transformata Fourier în relația Wiener Hopf

$$R_{uy}(\tau) = \int_0^{\infty} h(\sigma) R_{uu}(\tau - \sigma) d\sigma$$

se obține expresia

$$S_{uy}(\omega) = H(j\omega) S_{uu}(\omega) \quad (3.71)$$

care reprezintă **ecuația Wiener-Hincin** în care:

- $S_{uu}(\omega)$ este **funcția de densitate spectrală** a mărimii de intrare,
- $S_{uy}(\omega)$ este **funcția de densitate interspectrală** a mărimilor u și y ,
- $H(j\omega)$ este răspunsul la frecvență al sistemului.

Densitatea spectrala

Utilizata pentru a caracteriza procese aleatorii stationare, in domeniul frecventei!

Densitatea spectrala a unui semnal $x(t)$ este transformata Fourier a functiei de autocorelatie $R_{xx}(\tau)$ a acestuia:

$$S_{xx}(\omega) = F\{R_{xx}(\tau)\} = \int_{-\infty}^{\infty} R_{xx}(\tau) e^{-j\omega\tau} d\tau$$

Functia de autocorelatie $R_{xx}(\tau)$ se determina aplicand transformata Fourier inversa:

$$R_{xx}(\tau) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} S_{xx}(\omega) e^{j\omega\tau} d\omega$$

Densitate interspectrala a doua semnale $x(t)$ si $y(t)$:

$$S_{xy}(\omega) = F\{R_{xy}(\tau)\} = \int_{-\infty}^{\infty} R_{xy}(\tau) e^{-j\omega\tau} d\tau$$

Pentru un semnal $x(t)$ integrala Fourier defineste spectrul de frecvente al functiei:

$$S(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t) e^{-j\omega t} dt = X(j\omega)$$

iar

$$S_{xx}(\omega) = |X(j\omega)|^2$$

Funcția de autocorelație a mărimii de ieșire se calculează cu relația

$$\begin{aligned}
 R_{yy}(\tau) &= E[y(t)y(t+\tau)] = \\
 &= E\left[\left(\int_0^{\infty} h(\eta)u(t-\eta)d\eta + v(t)\right)\left(\int_0^{\infty} h(\xi)u(t+\tau-\xi)d\xi + v(t+\tau)\right)\right] = \\
 &= \int_0^{\infty} \int_0^{\infty} h(\eta)h(\xi)E(u(t-\eta)u(t+\tau-\xi))d\eta d\xi + \int_0^{\infty} h(\eta)E[u(t-\eta)v(t+\tau)]d\eta + \\
 &+ \int_0^{\infty} h(\xi)E[u(t+\tau-\xi)v(t)]d\xi + E(v(t)v(t+\tau)) = \\
 &= \int_0^{\infty} \int_0^{\infty} h(\eta)h(\xi)R_{uu}(\tau+\eta-\xi)d\eta d\xi + \int_0^{\infty} h(\eta)R_{uv}(\tau+\eta)d\eta + \\
 &+ \int_0^{\infty} h(\xi)R_{uv}(\tau-\xi)d\xi + R_{vv}(\tau)
 \end{aligned} \tag{3.72}$$

Pentru că $u(t)$ și $v(t)$ sunt necorelate $R_{uv}(\cdot) = 0$, (3.72) devine

$$R_{yy}(\tau) = \int_0^{\infty} \int_0^{\infty} h(\eta)h(\xi)R_{uu}(\tau+\eta-\xi)d\eta d\xi + R_{vv}(\tau) \tag{3.73}$$

$$R_{yy}(\tau) = \int_0^{\infty} \int_0^{\infty} h(\eta)h(\xi)R_{uu}(\tau + \eta - \xi)d\eta d\xi + R_{vv}(\tau) \quad (3.73)$$

Aplicând transformata Fourier în (3.73) se obține funcția de densitate spectrală a ieșirii

$$S_{yy}(\omega) = |H(j\omega)|^2 S_{uu}(\omega) + S_{vv}(\omega) \quad (3.74)$$

Relația (3.74) arată că din funcțiile de densitate spectrală ale ieșirii și intrării, modulul răspunsului de frecvență $|H(j\omega)|$ se poate determina cu aproximație, datorită influenței densității spectrale a semnalului perturbator.

Din relațiile precedente rezultă că, prin cunoașterea fie a funcțiilor de corelație, fie a funcțiilor de densitate spectrală, se pot rezolva ecuațiile (3.69) sau (3.71).

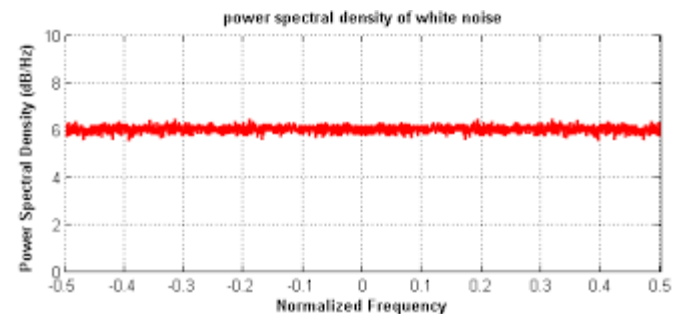
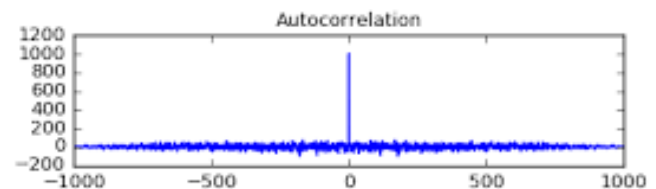
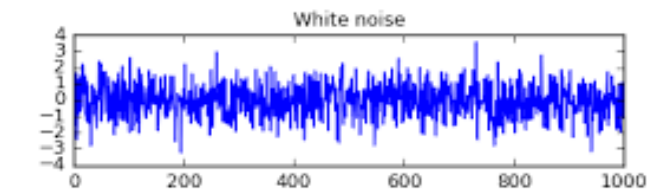
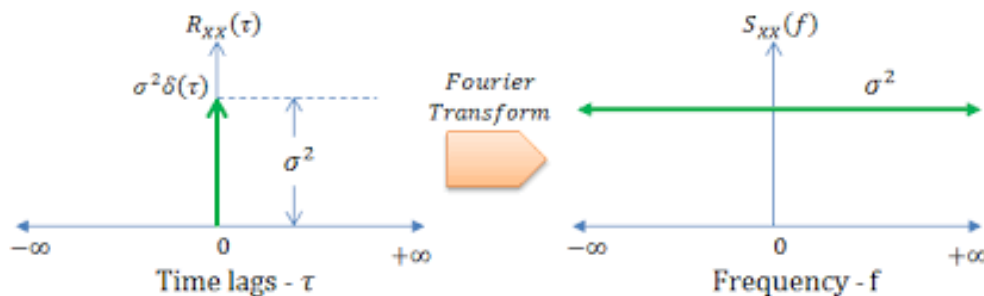
Se pun în evidență două metode de identificare:

- Pe baza determinării funcțiilor de corelație și a rezolvării ecuației Wiener Hopf (3.69) se obține **o soluție în domeniul timpului** sub forma funcției pondere $h(t)$ a sistemului.

Dacă semnalul de probă (de intrare) este de tip zgomot alb, funcția de autocorelație a intrării este de forma impulsului Dirac, iar funcția de densitate spectrală este constantă:

$$R_{uu}(\tau) = \delta(\tau)$$

$$S_{uu}(\omega) = 1; \quad -\infty \leq \omega < \infty$$



Se pun în evidență două metode de identificare:

- Pe baza determinării funcțiilor de corelație și a rezolvării ecuației Wiener Hopf (3.69) se obține **o soluție în domeniul timpului** sub forma funcției pondere $h(t)$ a sistemului.

Dacă semnalul de probă (de intrare) este de tip zgomot alb:

$$R_{uu}(\tau) = \delta(\tau)$$
$$S_{uu}(\omega) = 1; \quad -\infty \leq \omega < \infty$$

În aceste condiții rezolvarea ecuațiilor (3.69), (3.71) se simplifică, soluțiile lor fiind chiar funcția pondere, respectiv **răspunsul la frecvență**:

$$R_{uy}(\tau) = \int_0^{\infty} h(\sigma) \delta(\tau - \sigma) d\sigma = h(\tau) \quad (3.76)$$
$$S_{uy}(\omega) = H(j\omega)$$

Identificarea sistemelor pe baza funcțiilor de corelație

Dacă semnalul de intrare este **ergodic**, atunci media pe ansamblu poate fi înlocuită cu estimatorul pe baza unei singure realizări

$$m_u^T = \frac{1}{T} \int_0^T u(t) dt \quad (3.77)$$

unde T este durata observării sistemului.

În mod asemănător se pot introduce estimatorii pentru funcțiile de corelație :

$$\begin{aligned} R_{uu}^T(\tau) &= \frac{1}{T} \int_0^T u(t)u(t+\tau)dt \\ R_{yy}^T(\tau) &= \frac{1}{T} \int_0^T y(t)y(t+\tau)dt \\ R_{uy}^T(\tau) &= \frac{1}{T} \int_0^T u(t)y(t+\tau)dt \end{aligned} \quad (3.78)$$

Acești estimatori sunt variabile aleatoare depinzând de eșantion, iar calitățile lor depind de durata T a eșantionului.

Valorile medii ale funcțiilor de corelație se calculează cu relațiile :

$$\begin{aligned} E[R_{uu}^T(\tau)] &= \frac{1}{T} \int_0^T E[u(t)u(t+\tau)]dt = \frac{1}{T} \int_0^T R_{uu}(\tau)dt = R_{uu}(\tau) \\ E[R_{uy}^T(\tau)] &= \frac{1}{T} \int_0^T E[u(t)y(t+\tau)]dt = \frac{1}{T} \int_0^T R_{uy}(\tau)dt = R_{uy}(\tau) \end{aligned} \quad (3.79)$$

Rezultă că estimatorii funcțiilor de corelație au valorile medii egale cu valorile adevărate ale acestor funcții, deci sunt estimatori nedeviați.

Totuși, în calculul funcțiilor de corelație se produce o eroare datorită trunchierii datelor la un interval de lungime finită. În realitate datele de intrare și de ieșire sunt discretizate, adică pentru o perioadă de eșantionare $T_e=1$:

$$u_k = [u(1) \quad u(2) \dots u(N)]^T$$
$$y_k = [y(1) \quad y(2) \dots y(N)]^T$$

Erorile introduse de discretizare sunt suficient de mici dacă intervalul de eșantionare este ales corespunzător, conform **teoremei lui Shannon**

$$T_e \leq \frac{\pi}{\omega_c} = \frac{T_c}{2}; \quad f_e \geq 2f_c \quad (3.80)$$

unde ω_c este pulsația cea mai mare conținută în spectrul mărimii eșantionate.

Timpul de întârziere maxim τ_{\max} se alege după criteriile:

- $\tau_{\max} > t_s$ (timpul de stabilizare) pentru ca funcția de corelație să prindă toate valorile funcției pondere.

$$\tau_{\max} \geq \frac{2\pi}{\omega_{\min}} = T_{\min} \quad (3.81)$$

$$T \geq 10\tau_{\max} \quad (3.82)$$

unde ω_{\min} este cea mai mică pulsație din spectrul mărimii eșantionate.

Calculul efectiv al estimatorilor funcțiilor de corelație se realizează prin discretizarea integralelor. Considerând $T = NT_e$, $t = iT_e$, $\tau = kT_e$, rezultă (pentru $T_e = 1$):

$$R_{uu}^T(k) = \frac{1}{N+1} \sum_{i=0}^N u(i)u(i+k); \quad k = 0, 1, 2, \dots \quad (3.83)$$

$$R_{uy}^T(k) = \frac{1}{N+1} \sum_{i=0}^N u(i)y(i+k); \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

Deoarece nu dispunem decât de N date, sumele trebuie restrânse astfel încât, pentru $T_e=1$, rezultă:

$$R_{uu}^T(k) = \frac{1}{N-k+1} \sum_{i=0}^{N-k} u(i)u(i+k); \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

$$R_{uy}^T(k) = \frac{1}{N-k+1} \sum_{i=0}^{N-k} u(i)y(i+k); \quad k = 0, 1, 2, \dots$$
(3.84)

Pentru semnalele pseudoaleatoare binare, funcția de autocorelație se prezintă ca o mărime periodică, sub forma unor impulsuri care apar la intervalul NT_e , iar între acestea valoarea sa nu este nulă. Pentru o perioadă NT_e această funcție se exprimă prin relația

$$R_{uu}^N(kT_e) = a^2 \left[\frac{N+1}{2N} \delta(kT_e) + \frac{N+1}{4N} \right]$$
(3.85)

Această expresie conține doi termeni: primul corespunde funcției impuls (aproximează funcția impuls), al doilea termen este constant pe întreaga perioadă.

Pe o perioadă NT_e funcția de intercorelație între intrare și ieșire va fi

$$\begin{aligned}
 R_{uy}^T(kT_e) &= T_e \sum_{i=0}^N h(iT_e) R_{uu}((k-i)T_e) = \\
 &= a^2 T_e \frac{N+1}{2N} \sum_{i=0}^N h(iT_e) \delta((k-i)T_e) + a^2 T_e \frac{N+1}{4N} \sum_{i=0}^N h(iT_e) \\
 R_{uy}^T(kT_e) &= a^2 \frac{T_e(N+1)}{2N} h(kT_e) + a^2 T_e \frac{N+1}{4N} \sum_{i=0}^N h(iT_e)
 \end{aligned}$$

(3.86)

Pentru valori mari ale întârzierii $\tau = kT_e$, $h(kT_e)$ tinde la zero

și din (3.86) rezultă

$$h_\varepsilon = a^2 \cdot T_e \frac{N+1}{4N} \sum_{i=0}^N h(iT_e) \cong R_{uy}^N(kT_e) \quad (3.87)$$

Ținând seama de (3.87) din (3.86) se poate determina funcția pondere cu relația

$$h(kT_e) = \frac{1}{a^2 T_e} \frac{2N}{N+1} [R_{uy}^T(kT_e) - h_\varepsilon] \quad (3.88)$$

Se pune în evidență că h_ε este eroarea datorată valorii constante a funcției de autocorelație egală cu $a^2 \frac{N+1}{4N}$ pe întreaga perioadă.

În MATLAB, pentru analiza de corelație și estimarea răspunsului la impuls se utilizează funcția ***cra***.

- Se notează cu z datele intrare-ieșire, incluse într-un fișier ***iddata*** sau într-o matrice cu 2 coloane **$z=[y \ u]$** .
- Funcția ***cra*** se poate apela sub formele:

$$ir = cra(z)$$

$$[ir, R, CL] = cra(z, \tau, nfa, plot)$$

Cu **prima variantă se obține răspunsul la impuls estimat.**

A doua variantă permite accesul la : τ – numărul de perioade ale întârzierii pentru care sunt calculate funcțiile de corelație (valoarea implicită este $\tau = 20$); nfa – ordinul filtrului de albire (valoarea implicită este $nfa=10$); pentru $nfa = 0$ (nu se produce preaalbirea) se obține funcția de covarianță a datelor originale;

$$ir = cra(z)$$

$$[ir, R, CL] = cra(z, \tau, nfa, plot)$$

Cu **prima variantă se obține răspunsul la impuls estimat.**

A doua variantă permite accesul la : τ – numărul de perioade ale întârzierii pentru care sunt calculate funcțiile de corelație (valoarea implicită este $\tau = 20$); nfa – ordinul filtrului de albire (valoarea implicită este $nfa=10$); pentru $nfa = 0$ (nu se produce preaalbirea) se obține funcția de covarianță a datelor originale;

plot poate lua valorile:

- $plot=0$ nu reprezintă grafic răspunsul;
- $plot=1$ (valoare implicită) reprezintă grafic răspunsul la impuls ir ;
- $plot=2$ reprezintă grafic toate componentele lui R .

$$ir = cra(z)$$

$$[ir, R, CL] = cra(z, \tau, nfa, plot)$$

Pentru $plot=2$, pe grafic este reprezentat răspunsul pentru un impuls de intrare normalizat $u(t)=1/T_e$, pentru $0 < t < T_e$, unde T_e este perioada de eșantionare a datelor.

R conține informații despre funcțiile de corelație:

- $R(:, 1)$ conține indicii întârzierii;
- $R(:, 2)$ conține funcția de covarianță a lui y ,
- $R(:, 3)$ conține funcția de covarianță a lui u ,
- $R(:, 4)$ conține funcția de intercorelație între u și y .
- CL este 99% , nivel semnificativ pentru răspunsul la impuls.

Exemplu Se consideră sistemul definit prin vectorii coeficienților A,B,C

```
>>A=[1 -1.2 0.6]
```

```
>>B=[0 1 0.5]           % model ARMAX: A(z)y(t) = B(z)u(t) + C(z)e(t)
```

```
>>C=[1 -0.8 0.4]
```

$$A(z) = 1 - 1.2 z^{-1} + 0.6 z^{-2}$$

$$B(z) = z^{-1} + 0.5 z^{-2}$$

$$C(z) = 1 - 0.8 z^{-1} + 0.4 z^{-2}$$

Se determină modelul THETA asociat acestui sistem

```
>>th0=poly2th(A,B,C).
```

Se consideră semnalul de intrare u de forma unui semnal pseudoaleator binar și un semnal perturbator e de forma $e=0.2*u$:

```
>>u=sign(randn(400,1));
```

```
>>e=0.2*randn(400,1);
```

Se determină răspunsul sistemului y prin simulare numerică și se formează matricea z de date intrare-iesire:

```
>>y=idsim([u e],th0);
```

```
>>z=[y(1:200) u(1:200)].
```

Cu *idplot* se obține reprezentarea grafică a datelor intrare-ieșire
>>`idplot(z,1:100)`.

În figura 3.16 sunt reprezentate primele o sută de eșantioane intrare –ieșire.

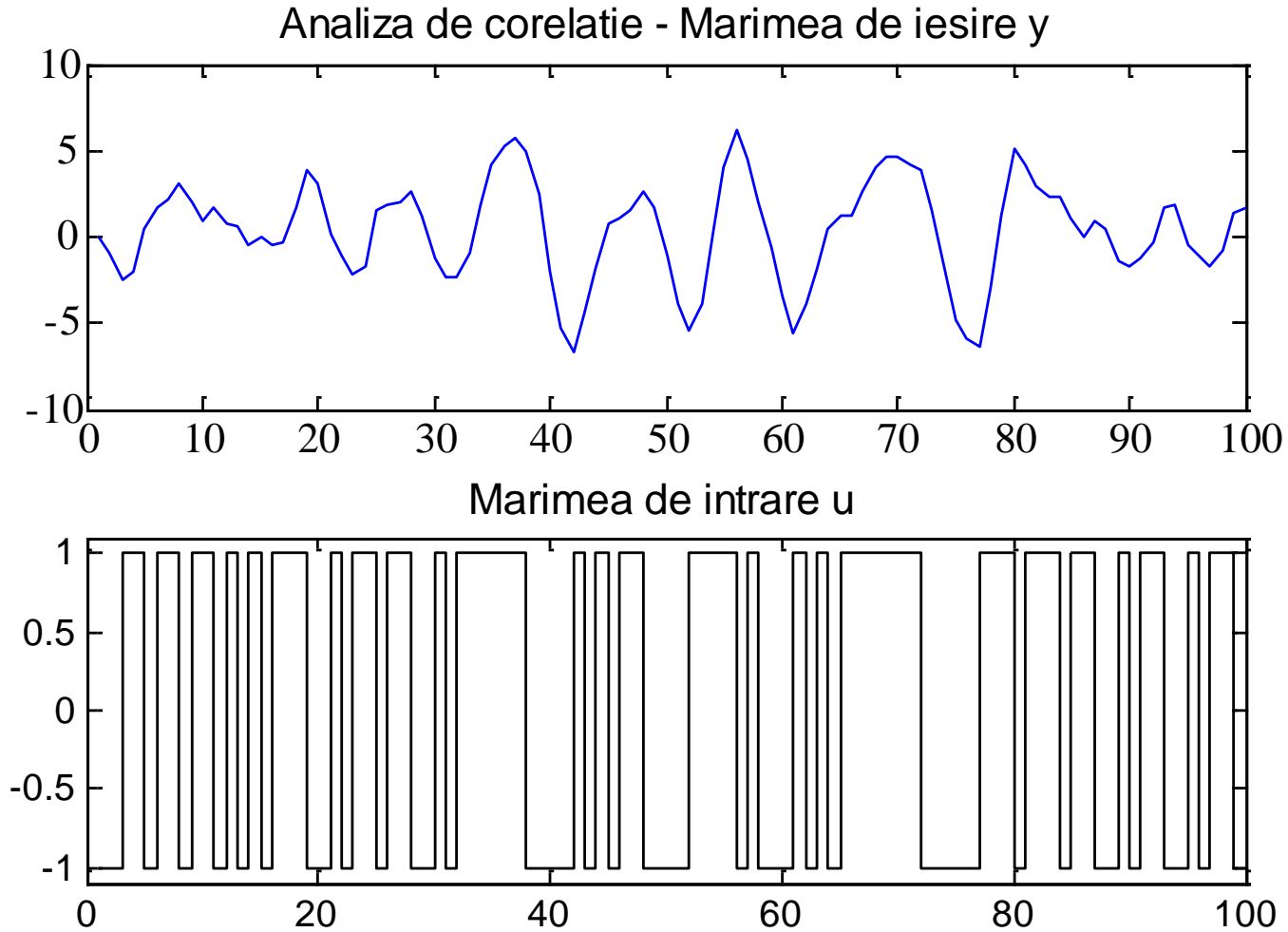


Fig. 3.16

Se alege întârzierea $\tau > 20$ și ordinul filtrului de albire $nfa > 10$

```
>>  $\tau=30$ ;
```

```
>>  $nfa=15$ ;
```

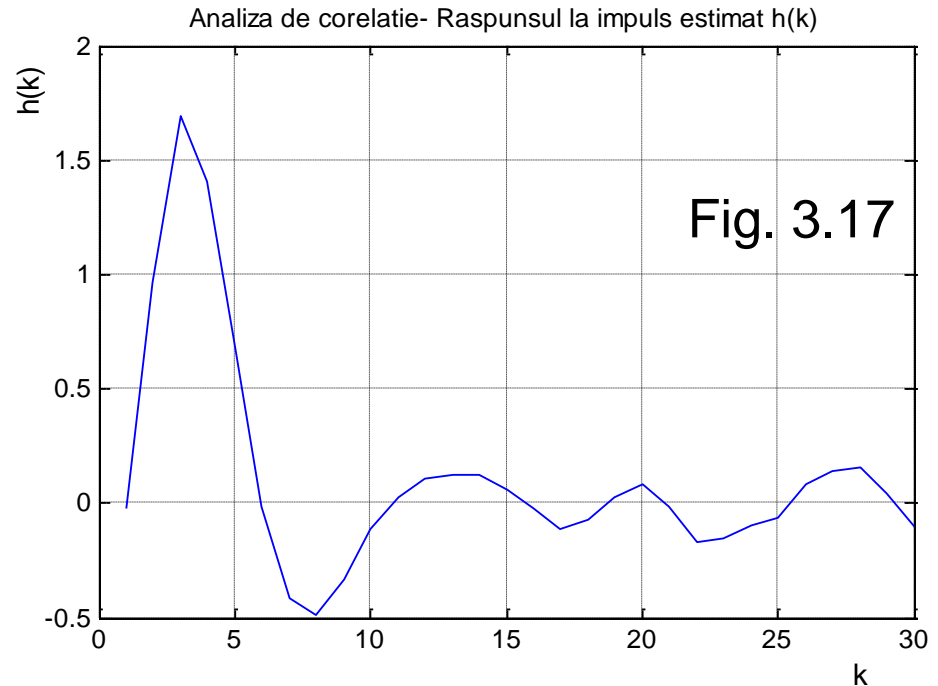
Se estimează răspunsul la impuls utilizând funcția *cra*

```
>> [ir,R,CL]=cra(z, $\tau$ ,nfa,2);
```

Cu una din următoarele instrucțiuni:

```
>> ir=cra(z);grid
```

```
>> plot(ir);grid
```



se obține reprezentarea grafică a răspunsului la impuls estimat, în figura 3.17.

Pentru $plot=2$ în funcția *cra* se reprezintă grafic funcțiile de covarianță : a ieșirii - R_{yy} , a intrării - R_{uu} și funcția de intercorelație intrare-ieșire $-R_{uy}$, precum și răspunsul la impuls estimat, ca în figura 3.18.

Pentru **plot=2** în funcția **cra**, se reprezintă grafic funcțiile de covarianță : a ieșirii - R_{yy} , a intrării - R_{uu} și funcția de intercorelație intrare-ieșire $-R_{uy}$, precum și răspunsul la impuls estimat, ca în figura 3.18.

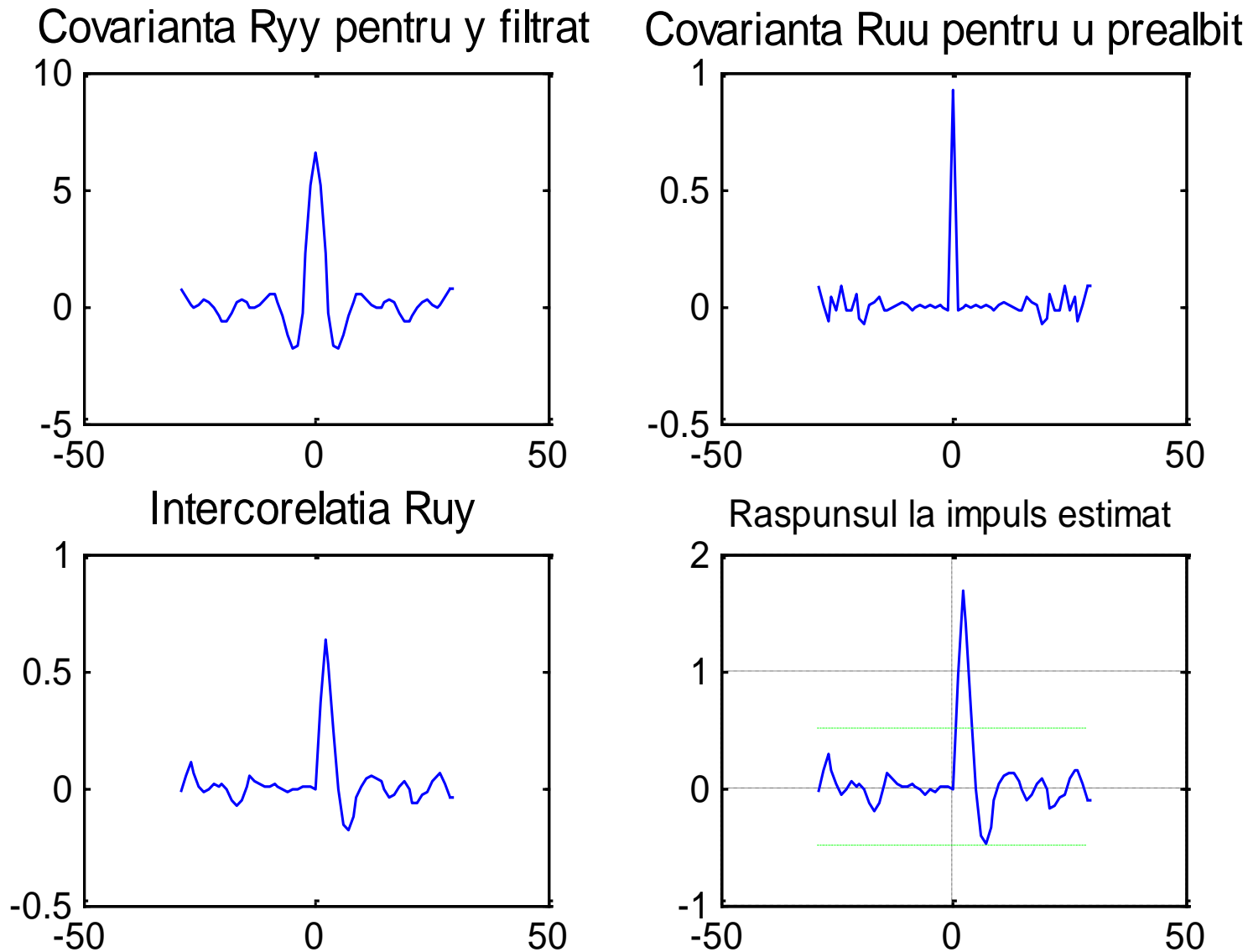


Fig. 3.18