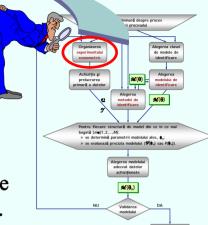
Experiment de identificare (continuare)

Etapele unui experiment econometric

- → Alegerea soluției de eșantionare.
 - Perioada/Frecvența de eșantionare trebuie aleasă astfel încît informația transportată de datele rezultate să exprime cît mai bine caracteristicile entității care le-a generat (în speță, ale procesului).
 - O indicație referitoare la perioada/frecvența de eșantionare limită cu care se poate opera este oferită de comportamentul în frecvență al procesului.

Organizarea experimentului econometric



Comportamentul în frecvență?

 Y_{max}

Termen care se referă la <u>Transformata Fourier</u> (<u>TF</u>) a datelor de ieșire.

funcție complexă care va fi definită mai tîrziu

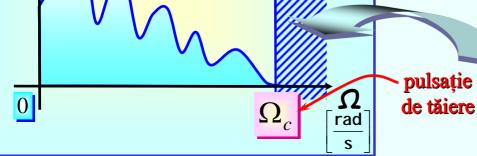
Spectrul procesului

Modulul TF a ieşirii

Majoritatea covîrșitoare a proceselor uzuale sunt de bandă limitată.

 $F_c = \frac{\Omega_c}{2\pi}$ frecvenţă de tăiere





Experiment de identificare (continuare)

Etapele unui experiment econometric

→ Alegerea soluției de eșantionare.

Organizarea experimentului econometric

Ce legătură există între comportamentul în frecvență al unui proces și perioada/frecvența de eșantionare?



Legătura este relevată de o serie de rezultate matematice numite Teoreme de eșantionare.

1908

Primul rezultat de eșantionare-interpolare: C. J. de la Vallée-Poussin

1933

Teorema de eşantionare a lui V. A. Kotel'nikov

1940

Teorema de eşantionare a lui C. E. Shannon

Aşadar

Dacă frecvența de tăiere a procesului este cunoscută, frecvența de eșantionare trebuie stabilită la o valoare de cel puțin 2 ori mai mare.

Nerespectarea acestei reguli antrenează fie pierderea, fie distorsionarea informației din cauza fenomenului de aliere în frecvență.

Teorema (Regula) de Eşantionare (Kotel'nikov-Shannon-Nyquist)

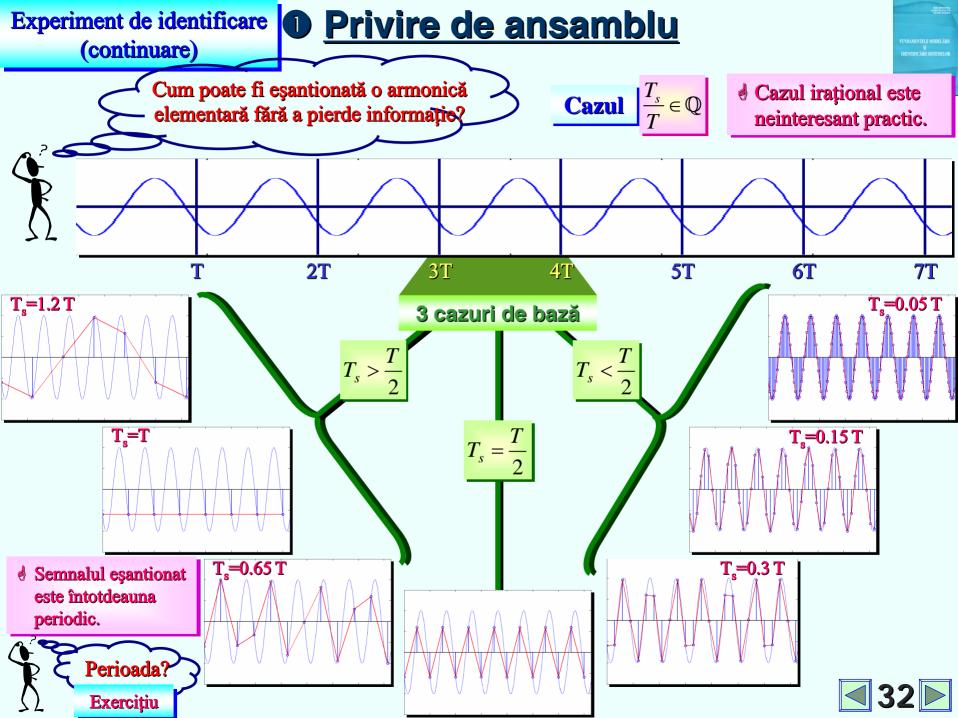
Frecvența de eşantionare minimă este egală cu dublul frecvenței de tăiere:

$$F_s = \frac{1}{T_s} \ge F_{NYQ} = 2F_c = \frac{\Omega_c}{\pi}$$

Frecvența critică a lui Nyquist







Experiment de identificare (continuare)

Etapele unui experiment econometric

→ Alegerea soluției de eșantionare.

Aliere în frecvență?



Fenomen prin care datele achiziționate sunt perturbate (distorsionate) de către un zgomot de eșantionare de frecvență înaltă cu atît mai important cu cît frecvența de eșantionare este mai mică decît frecvența critică.

• Alierea în frecvență poate fi evitată dacă utilizatorul dispune de informația preliminară necesară pentru evaluarea (fie și grosieră) a frecvenței de tăiere a procesului.



înaltă.

② În general, această informație este inaccesibilă fără a supune procesul la o serie de teste suplimentare, înainte de a declanșa achiziția datelor în vederea identificării.

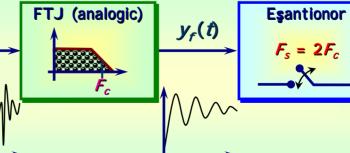
Se poate evita această complicație?

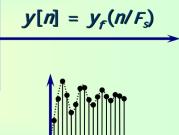
O schemă de filtrare primară analogică

Organizarea experimentului

econometric







② În acest fel, frecvența de eșantionare este forțată la o anumită valoare.



Experiment de identificare (continuare)

Etapele unui experiment econometric

→ Alegerea soluției de eșantionare.

11101001 11100011

11100001

semnal

cuantificat

• Datele pot fi distorsionate si prin operatia de cuantificare.

reprezentarea valorilor numerice cu ajutorul unui număr finit de biți, fiecărui bit



 \checkmark Valoarea nulă este reprezentată de întregul interval ($-\Delta/2$, $+\Delta/2$).

Plaja de valori: [-5,+7].

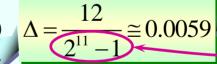
Exemplu

Numărul de biți de reprezentare: 12.

Organizarea experimentului

econometric

(1 bit de semn) $\Delta = -$



-0.00885, -0.00295

-0.00295,+0.00295)

+0.00295,+0.00885)

\[\(\begin{aligned} \(+0.00885, +0.01475\end{aligned}\)

Zgomot mic de cuantificare.

Număr MARE

de biti.

semnal

eşantionat

Neuniform

• Utilizat pentru a ridica precizia de reprezentare în anumite intervale.

Poate fi scump.

Cel mai utilizat în aplicații.

Uniform





+1

numărul

de cuante

Organizarea experimentului

econometric

Experiment de identificare (continuare)

Etapele unui experiment econometric

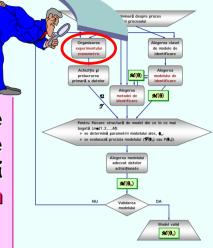
→ Alegerea semnalelor de stimul.

Principiul general de alegere a intrărilor

- a. Dacă există informații preliminare despre clasele de semnale de stimul acceptate de către proces, fie se alege semnalul cu plaja de frecvențe cea mai bogată, fie, dacă nu se poate altfel, se alege semnalul utilizat în exploatarea efectivă a procesului.
- b. Dacă informațiile despre intrările admisibile ale procesului lipsesc, atunci se încearcă stimularea acestuia cu semnale cît mai "persistente".

Proprietate care se referă la capacitatea unui semnal de stimul de a conduce la determinarea unui număr dorit de valori ale secvenței pondere pentru un sistem liniar sau, echivalent, de a stimula sistemul (procesul) pe un număr dorit de frecvențe.

- → Alegerea și amplasarea senzorilor.
 - Este de dorit ca senzorii să aibă caracteristici care să afecteze cît mai puțin datele măsurate: lege de conversie cît mai liniară, masă cît mai mică, viteză de comutație cît mai mare, etc.
 - d Cea mai importantă caracteristică.
 - Adesea, se acceptă alegerea unor senzori cu caracteristici doar local liniare, în jurul unor valori precizate, pentru a minimiza costurile.



Experiment de identificare (continuare)

Achiziție de date

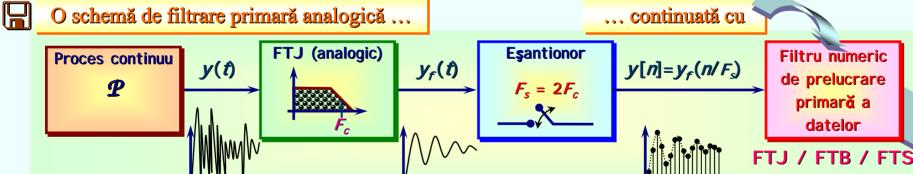


Operație de inițiere a unui experiment econometric în vederea colectării datelor.

Achiziția și prelucrarea primară a datelor

• Industria oferă soluții integrate sub forma unor plăci de achiziție direct conectabile la un mijloc automat de calcul, cu diferite performante si costuri.

Sisteme hardware (în general de complexitate ridicată), care, pe lîngă Convertoare Analog-Numerice (CAN), Convertoare Numeric-Analogice (CNA), cuantificatoare, etc., includ și o serie de filtre auxiliare (analogice și numerice) necesare prelucrării primare a datelor.



Prelucrare primară a datelor

Operație de extragere a informației utile din date corupte de zgomot.

Problemă dificilă pentru SNR mic!

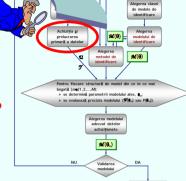
Date deparazitate











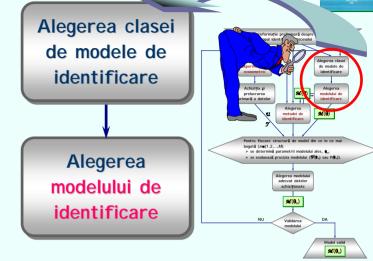
Experiment de identificare (continuare)

Clasa uzuală de modele de identificare



Auto-Regresive, de Medie Alunecătoare, avînd control eXogen

• Alegerea unui tip de model particular din clasa precizată se realizează ținînd cont de două **proprietăți dezirabile**:



Precizie (acuratețe)

> apropiată de ecuațiile rezultate prin aplicarea legilor fizico-chimice care descriu funcționarea procesului (dacă aceste ecuații sunt disponibile)

Parsimonie (simplitate)

parsimonious (sărac, zgîrcit)

cu un grad minim de complexitate algoritmică implicată de metodele necesare pentru determinarea sa

© Cele două proprietăți sunt opuse!

Principiul parsimoniei

Dintre toate modelele de identificare adecvate și valide, vor fi preferate cele care asigură un compromis cît mai bun între precizie și parsimonie.

In IS, este sacrificată acuratețea modelului în favoarea implementabilității sale sau a metodei de identificare.



Experiment de identificare (continuare)

• Modelul matematic determină metoda pentru determinarea parametrilor săi, după cum metoda, prin complexitatea ei, poate forța alegerea unui alt model matematic, mai ușor de determinat.



Exemplu Aplicație de comandă numerică

Model: ARX Auto-Regresiv, cu control eXogen

Metodă: MCMMP sau MV

Metoda Variabilelor Instrumentale

Metoda Celor Mai Mici Pătrate

• Modelul ARX nu este neapărat cel mai potrivit pentru această aplicație, dar metoda de identificare este eficientă.

• Modele din clasa ARMAX care corespund mai bine aplicației:

OE → Output Error (eroare de ieşire)

FIFN -> Filtered Input Filtered Noise (cu intrări și perturbații filtrate independent)

• Acestea se pot determina cu ajutorul metodelor:

MCMMPE → Metoda Celor Mai Mici Pătrate Extinsă → Metoda Minimizării Erorii de Predicție **MMEP**

© Care au un grad de complexitate ridicat!





