PRELUCRAREA
SEMNALELOR -
CURS 02

CLARIFICĂRI, TRANSFORMATA FOURIER

Cristian Rusu

DATA TRECUTĂ

- semnale continue şi discrete
- semnale sinusoidale
- eşantionare

CUPRINS

- clarificări despre funcții continue, discrete și eșantionare
- numere complexe, formula lui Euler
- corelația între semnale
 - discrete
 - continue
- transformatele Fourier

SINUSOIDE

funcția continuă sinusoidală

$$x(t) = A\sin(2\pi f_0 t + \varphi)$$

- A se numeşte amplitudine
- ϕ este faza
- t este variabila de timp (în secunde, în general)
- f_0 este frecvența sinusoidei (Hz, numărul de oscilații într-o secundă)
- f_0t este numărul de oscilații măsurat
- $2\pi f_0 t$ unghiul măsurat (radiani)
- funcția discretă sinusoidală

$$x[n] = A\sin(2\pi f_0 n t_s + \varphi)$$

- timpul t nu mai este continuu, este discret nt_s (pas egal)
- am trecut de la o funcție, la un şir (vector)

funcția/fenomenul din realitate f(t)

```
la t = 0, f(t)?

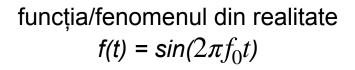
la t = 0.005, f(t)?

la t = 0.01, f(t)?
f(0.005)
f(0.001)
```

algoritmul/aparatul care eșantionează (viteza 200 Hz)

```
f[0] la momentul t = 0
f[1] la momentul t = 0.005
f[2] la momentul t = 0.01
...
```

frecvența f_0 nu are nicio legătură cu 200 Hz



la t = 0,
$$f(t)$$
?
la t = 0.005, $f(t)$?
la t = 0.01, $f(t)$?

algoritmul/aparatul care eşantionează (viteza 200 Hz)

dacă f_0 este mult mai mare decât 200 Hz atunci f(t) este prea rapid pentru alg. de eșantionare. asta se poate întâmpla.

```
f[0] la momentul t = 0
f[1] la momentul t = 0.005
f[2] la momentul t = 0.01
...
```

plotting *f_desen* care aproximează foarte fin *f(t)*

funcția/fenomenul din realitate $f(t) = \sin(2\pi f_0 t)$

în general, noi nu știm cine este f(t). la laborator știm

cum desenăm f(t)? (este dificil pentru că f(t) este infinit, deci ar fi imposibil)

soluția: vom aproxima *f(t)* cu o nouă funcție f_desen[n], asta e eșantionat des (pentru că vrem un desen cât mai neted) și nu are legătură cu 200 Hz

algoritmul/aparatul care eșantionează (viteza 200 Hz)

```
f[0] la momentul t = 0

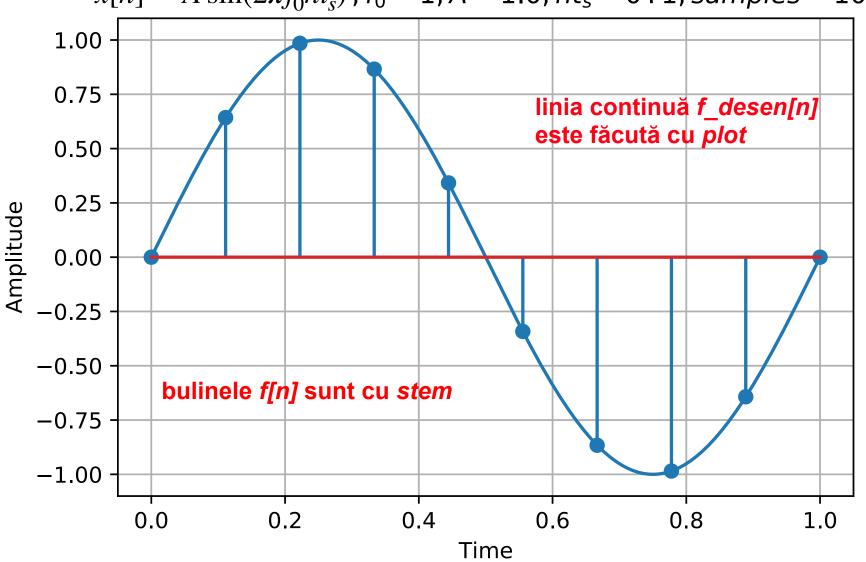
f[1] la momentul t = 0.005

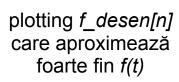
f[2] la momentul t = 0.01

...
```

EXEMPLE, EȘANTIONARE

 $x[n] = A \sin(2\pi f_0 n t_s)$, $f_0 = 1$, A = 1.0, $n t_s = 0$: 1, samples = 10





funcția/fenomenul din realitate f(t) = exp(5t)

algoritmul/aparatul care eşantionează (viteza 200 Hz)

| f[0] la momentul t = 0 | f[1] la momentul t = 0.005 | f[2] la momentul t = 0.01

Rezumat:

f[n] este f(t) eșantionat la fiecare 0.005 secunde

 $f_{desen[n]}$ este f(t) eșantionat la 0.00003 secunde (dar asta nu se întâmplă în realitate, asta e doar pentru plot)

aici în loc de 0.00003 am vrea să fie ceva cât mai mic, preferabil un ϵ

- . definiția frecvenței de eșantionare $f_0 = \frac{1}{T}[\mathrm{Hz}]$
 - e din fizică
 - funcționează pentru orice funcție
 - se citește: 200 Hz, de 200 de ori pe secundă
 - este echivalent cu: la fiecare 1/200 secunde
 - eşantionăm mereu uniform
- . în laborator, inițial, era scris $f_0 = \frac{2\pi}{T}[\text{Hz}]$
 - de ce?

- . definiția frecvenței de eșantionare $f_0 = \frac{1}{T}[\text{Hz}]$
 - e din fizică
 - funcționează pentru orice funcție
 - se citește: 200 Hz, de 200 de ori pe secundă
 - este echivalent cu: la fiecare T = 1/200 secunde
 - eşantionăm mereu uniform
- în laborator, inițial, era scris $f_0 = rac{2\pi}{T}[ext{Hz}]$
 - funcțiile din laborator erau periodice, perioada 2π
 - adică funcția este unică doar pe $[0,2\pi]$, în rest se repetă
 - nu are rost să eșantionăm pe secundă (putem, dar există o variantă și mai bună)
 - are rost să știm cât de des eșantionăm la fiecare 2π secunde

NUMERE COMPLEXE (REVIEW)

- definiție și intuiție
- câteva proprietăți
- "formula" lui Euler
- consecințe
 - trigonometrie
 - calcule matematice
 - fizică

- să presupunem că avem doi vectori x și y
- corelația dintre x și y este

$$c(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \frac{(\mathbf{x} - \bar{\mathbf{x}})^T (\mathbf{y} - \bar{\mathbf{y}})}{\|\mathbf{x} - \bar{\mathbf{x}}\|_2 \|\mathbf{y} - \bar{\mathbf{y}}\|_2}$$
acesta e un abuz de notație pentru că scad dintr-un vector o valoare (înseamnă că scad din fiecare element din vector valoarea mediei)

variabilele cu bară sunt media $\bar{\mathbf{x}} = \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n-1} x_i$

formula de mai sus este echivalentă cu

$$c(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \frac{\sum_{i=0}^{n-1} (x_i - \bar{\mathbf{x}})(y_i - \bar{\mathbf{y}})}{\sqrt{\sum_{i=0}^{n-1} |x_i - \bar{\mathbf{x}}|^2} \sqrt{\sum_{i=0}^{n-1} |y_i - \bar{\mathbf{y}}|^2}}$$

formula de mai sus este echivalentă cu

$$c(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \frac{\sum_{i=0}^{n-1} (x_i - \bar{\mathbf{x}})(y_i - \bar{\mathbf{y}})}{\sqrt{\sum_{i=0}^{n-1} |x_i - \bar{\mathbf{x}}|^2} \sqrt{\sum_{i=0}^{n-1} |y_i - \bar{\mathbf{y}}|^2}}$$

- exemplu:
 - x = [2, 2, 4, 4], media este 3
 - x = [-1, -1, 1, 1], norma este 2
 - y = [-5, 5, -5, 5], media este 0
 - y = [-5, 5, -5, 5], norma este $\sqrt{100}$
 - $c(\mathbf{x}, \mathbf{x}) = ?$
 - $c(\mathbf{y}, \mathbf{y}) = ?$
 - $c(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = ?$

formula de mai sus este echivalentă cu

$$c(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{\mathbf{x}})(y_i - \bar{\mathbf{y}})}{\sqrt{\sum_{i=1}^{n} |x_i - \bar{\mathbf{x}}|^2} \sqrt{\sum_{i=1}^{n} |y_i - \bar{\mathbf{y}}|^2}}$$

exemplu:

- x = [2, 2, 4, 4], media este 3
 - x = [-1, -1, 1, 1], norma este 2
- y = [-5, 5, -5, 5], media este 0

• y = [-5, 5, -5, 5], norma este
$$\sqrt{100}$$

•
$$c(\mathbf{x}, \mathbf{x}) = \frac{1+1+1+1}{2 \times 2} = 1$$

$$c(\mathbf{y}, \mathbf{y}) = \frac{25 + 25 + 25 + 25}{\sqrt{100} \times \sqrt{100}} = 1$$

•
$$c(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \frac{5 - 5 - 5 + 5}{2 \times \sqrt{100}} = 0$$

formula de mai sus este echivalentă cu

$$c(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \frac{\sum_{i=0}^{n-1} (x_i - \bar{\mathbf{x}})(y_i - \bar{\mathbf{y}})}{\sqrt{\sum_{i=0}^{n-1} |x_i - \bar{\mathbf{x}}|^2} \sqrt{\sum_{i=0}^{n-1} |y_i - \bar{\mathbf{y}}|^2}}$$

- proprietăți:
 - $c(\mathbf{x}, \mathbf{x}) = 1$
 - c(y, -y) = c(-y, y) = -1
 - $-1 \le c(\mathbf{x}, \mathbf{y}) \le 1$
 - este defapt cosinusul unghiului dintre x și y
- putem să scădem media din start şi atunci avem, simplificat

$$c(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \frac{\sum_{i=0}^{n-1} x_i y_i}{\sqrt{\sum_{i=0}^{n-1} |x_i|^2} \sqrt{\sum_{i=0}^{n-1} |y_i|^2}}$$

putem să scădem media din start și atunci avem, simplificat

$$c(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \frac{\sum_{i=0}^{n-1} x_i y_i}{\sqrt{\sum_{i=0}^{n-1} |x_i|^2} \sqrt{\sum_{i=0}^{n-1} |y_i|^2}}$$

putem să scalăm fiecare vector împărțind cu norma lui

$$c(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \sum_{i=0}^{n-1} x_i y_i = \mathbf{x}^T \mathbf{y}$$

Obs: Atenție când vectorii cu care lucrăm conțin numere complexe, atunci toate "transpusele" devin "transpuse și complex conjugate": $\mathbf{x}^H \mathbf{y}$ în loc de $\mathbf{x}^T \mathbf{y}$

TRANSFORMATA FOURIER

Transformata Fourier a unei funcții = corelația funcției cu funcțiile sinusoidale

Transformata Fourier a unei funcții = corelația funcției cu exponențiala complexă

Transformata Fourier Discretă a unui vector = corelația vectorului cu vectorii sinusoidali

Transformata Fourier Discretă a unui vector = corelația vectorului cu exponențiala complexă

TRANSFORMATA FOURIER DISCRETĂ

- ni se dă un vector \mathbf{x} , de dimensiune n
- Transformata Fourier Discretă:
 - componenta Fourier $\mathbf{0} = (\mathbf{exponentiala\ complex}\ \mathbf{0})^T\mathbf{x}$
 - componenta Fourier 1 = $(exponențiala complexă 1)^T x$
 - componenta Fourier n-1=(exponențiala complexă $n-1)^T$ **x**

• formula pentru componenta Fourier m

$$X[m] = \sum_{k=0}^{n-1} x[k]e^{-2\pi jk\frac{m}{n}} \text{ pentru } m = 0, ..., n-1$$

TRANSFORMATA FOURIER CONTINUĂ

- ni se dă o funcție f(t) definită pe $[-\infty, +\infty]$
- Transformata Fourier Continuă:

produsul scalar de la cazul
$$F(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t) \times (\text{exponențiala complexă}) \ dt$$

$$F(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t)e^{-2\pi j\omega t}dt$$

- $F(\omega)$ este un număr complex pentru fiecare frecvență ω , partea reală spune cât $\cos(\omega)$ este în f(t), iar partea imaginară face același lucru pentru $\sin(\omega)$
- $|F(\omega)|$ ne spune câtă frecvență ω este în total în f(t)