

U. Lotric

7. Signali in sistemi

7.1 Fourierova

7.2 Fourierova transforMa-

7.3 Energija signala

7.4 Zajem signalov

7.5 DFT

7.6 Močnostni spekter diskretneg

Teorija informacij in sistemov, predavanje 11

Uroš Lotrič

Univerza v Ljubljani, Fakulteta za računalništvo in informatiko

U. Lotric

7. Signali in sistemi

- 7.1 Fourierova vrsta
- 7.2 Fourierova transforMa
- 7.3 Energija signala
- 7.4 Zajem signalov

7.5 DFT

- Pri analizi signalov in sistemov je izjemno pomembna količina frekvenca.
- ▶ Pet pomembnih vidikov frekvence
 - ► invariantnost sinusoid,
 - ▶ Fourierova predstavitev,
 - resonanca,
 - modulacija in premik frekvenc,
 - vzorčenje.

7. Invariantnost sinusoid

- Teorija informacij in sistemov, predavanje 11
- U. Lotric
- 7. Signali in sistemi
- vrsta
 7.2
 Fourierova
 transforMa
- 7.3 Energija
- 7.4 Zajem
- signatov
- 7.5 DFT
 7.6
 Močnostni
 spekter
 diskretneg
 signala

- ▶ Vzemimo zvezni signal, ki prehaja skozi linearni medij (sistem) kot je na primer električno vezje
- ▶ V splošnem bo signal na izhodu drugačen od signala na vhodu (zvok, ki ga poslušamo pod vodo je bistveno bolj popačen od tistega, ki ga poslušamo na zraku)
- ▶ Pomembno pri signalih pa je, da se vhodni signal v obliki sinusoide

$$x(t) = A\sin(2\pi\nu t + \theta)$$

popači v izhodni signal z drugačno amplitudo in fazo θ , vendar ohrani frekvenco ν .

▶ Razlog, da se frekvenca ohrani je v tem, da linearne sisteme lahko zapišemo v obliki elementarnih operacij kot so (množenje s konstanto, odvajanje, integracija, zakasnitev, vsota)



7. Fourierova transformacija

Teorija informacij in sistemov, predavanje 11

U. Lotric

7. Signali in sistemi

Fouriero vrsta

7.2

Fourierova transforMacija

7.3 Energija signala

7.4 Zajem signalov

7.5 DFT

1.0 Dr 1

7.6 Močnostni spekter diskretneg signala

- ▶ Vsako periodično funkcijo (če je dovolj lepa) lahko zapišemo kot kombinacijo sinusoid. Poslpošitve.
- V kombinaciji z invariantostjo sinusoid to pomeni, da lahko
 - vsako funkcijo razstavimo na sinusoide,
 - obravnavamo obnašanje vsake sinusoide v sistemu posebej,
 - na koncu združimo ločene rezultate.

Ta koncept se danes uporablja pri vsaki analizi signalov.

7. Resonanca

Teorija informacij in sistemov, predavanje 11

U. Lotric

7. Signali in sistemi

7.1 Fourierova vrsta

7.2 Fourierova transforMacija

7.3 Energija signala

7.4 Zajem signalov

7.5 DFT

- ▶ Do resonance pride, ko je frekvenca vsiljenega nihanja enaka frekvenci lastnega nihanja. Takrat pride do ojačitve amplitud.
- ▶ Primer: pihanje čez vrat steklenice; če ujamemo pravo frekvenco slišimo globok ton.
- Resonanca je pomembna lastnost električnih vezij, s katero zagotovimo nihanja, nastavljanje radijskih sprejemnikov na pravo postajo, odstranimo šum.



7. Modulacija in frekvenčni premik

- Teorija informacij in sistemov, predavanje 11
- U. Lotric
 7. Signali in
- 7.1 Fourierova
- 7.2 Fourierova
- 7.3 Energija
- 7.4 Zajem
- 7.5 DFT
- 7.6 Močnostni spekter diskretneg signala

- ► Iz matematične analize vemo, da nelinearne operacije nad signali (kvadriranje, množenje) privedejo do pomembnih transformacij v frekvenčnem prostoru.
 - Iz osnovne trigonometrije vemo $\sin(2\pi\nu_1 t)\sin(2\pi\nu_2 t) = \frac{1}{2}[\cos(2\pi(\nu_1 \nu_2)t) \cos(2\pi(\nu_1 + \nu_2)t)],$

$$\cos(2\pi\nu t) = \sin(2\pi\nu t + \pi/2)$$

- ▶ Produkt sinusoid s frekvencama ν_1 in ν_2 lahko torej zapišemo kot vsoto sinusoide s frekvenco $\nu_1 + \nu_2$ in sinusoide s frekvenco $\nu_1 \nu_2$.
- ► To lastnost izkorišča amplitudna modulacija (radijske postaje AM) in frekvenčni premik, s katerim lahko zagotovimo hkraten prenos več signalov po istem mediju.



7. Teorem vzorčenja

Teorija informacij in sistemov, predavanje 11

U. Lotric

- 7. Signali in sistemi
- 7.1 Fourierova vrsta
- 7.2 Fourierova transforMa-
- 7.3 Energija signala
- 7.4 Zajem signalov

7.5 DET

- ► Kako pogosto moramo vzorčiti, da ne izgubimo kakšne vitalne informacije?
- ▶ Nyquist in Shannon sta prišla do zaključka, da moramo signal vzorčiti vsaj s frekvenco $2\nu_c$, če je najvišja opažena frekvenca v signalu ν_c .
- Na tem zaključku sloni vsa današnja tehnologije. Rezultat predstavlja tudi osnovo za Shannonovo znamenito formulo za kapaciteto zveznega kanala.

Teorija informacij in sistemov, predavanje 11

U. Lotric

7. Signali in sistemi

7.1 Fourierova vrsta

7.2 Fourierova transforMacija

7.3 Energija signala

7.4 Zajem signalov

7.5 DFT

- Funkcija je periodična s periodo T, če velja x(t+T) = x(t) za vsak $t, -\infty < t < \infty$, kjer je je T najmanjša pozitivna vrednost s to lastnostjo.
- Funkciji $\sin(t)$ in $\cos(t)$ sta periodični s periodo 2π .
- Funkciji $\sin(2\pi t/T)$ in $\cos(2\pi t/T)$ sta potem periodični funkciji s periodo T in frekvenco $\nu_0 = 1/T$.
- Čas merimo v sekundah, frekvenco v številu ciklov na sekundo
- Pri analizi signalov zapis večkrat poenostavimo tako, da namesto frekvence uporabimo kotno hitrost $\omega_0 = 2\pi\nu_0 = 2\pi/T$.
- Višji harmoniki sinusoid s frekvenco ν_0 so sin in cos funkcije s frekvencami, ki so večkratniki osnovne frekvence, $n\nu_0$.

Teorija informacij in sistemov, predavanje 11

U. Lotric

7. Signali in sistemi

7.1 Fourierova vrsta

7.2 Fourierova transforMacija

7.3 Energija signala

7.4 Zajem signalov

7.5 DFT

7.6 Močnostni spekter diskretnega signala Fourier je pokazal, da lahko vsako periodično funkcijo x(t) s periodo T zapišemo kot

$$x(t) = \frac{a_0}{2} + \sum_{n=1}^{\infty} a_n \cos(n\omega_0 t) + \sum_{n=1}^{\infty} b_n \sin(n\omega_0 t) , \ n \ge 1$$

- ▶ Dokaz!
- ► To velja za vsako funkcijo, ki zadošča Dirichletovim pogojem:
 - ightharpoonup je enoznačna (za vsak t ena sama vrednost),
 - ▶ je končna povsod, oziroma je njen integral končen ,
 - ▶ je absolutno integrabilna (ima končno energijo), $\int_0^T |x(t)|dt < \infty,$
 - ▶ mora imeti končno število ekstremov v vsakem območju,
 - imeti mora končno število končnih nezveznosti v vsakem območju.

Teorija informacij in sistemov, predavanie 11

U. Lotric

7. Signali in

7.1 Fourierova vrsta.

Fourierova transforMa-

7.3 Energija 7.4 Zajem

Bolj kompaktna predstavitev je z uporabo Eulerjeve formule $e^{i\phi} = \cos(\phi) + i\sin(\phi), i = \sqrt{-1}$:

$$x(t) = \sum_{n = -\infty}^{\infty} c_n e^{in\omega_0 t}$$

Koeficienti so kompleksni:

$$c_n = \frac{1}{T} \int_0^T x(t)e^{-in\omega_0}dt = \int_{-T/2}^{T/2} x(t)e^{-in\omega_0}dt$$

► Zveza med obema zapisoma:

$$n = 0 : c_0 = a_0/2$$

$$n > 0 : c_n = (a_n - ib_n)/2$$

$$n < 0 : c_n = (a_{-n} + ib_{-n})/2$$

▶ Negativne frekvence so matematični konstrukt, ki nam pride prav pri opisovanju signalov. Vsako sinusoido opišemo z dvema paremtroma: prej a_n , b_n , zdaj elegantno s c_n in c_{-n} .

Teorija informacij in sistemov, predavanje 11

U. Lotric

7. Signali in

7.1 Fourierova vrsta

7.2 Fourierova transforMa

7.3 Energija signala

7.4 Zajem signalov

7.5 DFT

7.6 Močnostni spekter diskretneg signala ▶ Primer: V Fourierovo vrsto razvijmo urin signal

$$x(t) = \begin{cases} 1 & , 0 \le t < T/2 \\ -1 & , t/2 \le t < T \end{cases}$$

Rezultat:

$$x(t) = \sum_{n=1,3,5}^{\infty} \frac{4}{\pi n} sin(n\omega_0 t)$$



Teorija

informacij in sistemov,

predavanje 11

7.2 Fourierova transformacija 1

- Fourierovo vrsto lahko posplošimo, tako da spustimo $T \to \infty$.
- Dobimo Fourierovo transformacijo. Predstavlja jedro vseh frekvenčnih analiz.
- ► Enačba:

$$x(t) = \int_{-\infty}^{\infty} X(\nu)e^{i2\pi\nu t}d\nu = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(\omega)e^{i\omega t}d\omega$$

- Funkcijo $X(\nu)$ imenujemo Fourierova transformacija ali frekvenčni spekter x(t).
 - ► Iz zgornje enačbe sledi, da je Fourierova transformacija $V(t) = \int_{-\infty}^{\infty} \sigma(t) e^{-i2\pi\nu t} dt = \int_{-\infty}^{\infty} \sigma(t) e^{-i\omega t} dt$

$$X(\nu) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t)e^{-i2\pi\nu t}dt = \int_{-\infty}^{\infty} x(t)e^{-i\omega t}dt$$

- ▶ Primer: vzemimo pulz širine T v času t=0. Dobimo: $X(\nu) = \frac{\sin(\pi \nu T)}{\pi}$
- Manjši kot je T v časovnem prostoru, širši je signal v frekvenčnem prostoru.

- U. Lotric
- 7. Signali in sistemi

cija 7.3 Energija

transforMa-

7.2 Fourierova

- 7.4 Zajem signalov
- 7.6 Močnostni
- spekter diskretnega signala

7.2 Fourierova transformacija 2

Teorija informacij in sistemov, predavanje

11 U. Lotric

7. Signali in

7.1 Fourierova

7.2 Fourierova transforMa-

cija

7.3 Energija signala

7.4 Zajem signalov

7.5 DFT

Močnostni spekter diskretnega signala ► Lastnosti:

▶ linearnost:

$$f(t) = ax(t) + by(t) \rightarrow F(\nu) = aX(\nu) + bY(\nu)$$

skaliranje:

$$f(t) = x(at) \rightarrow F(\nu) = \frac{1}{|a|} X(\frac{1}{a}\nu)$$

premik:

$$f(t) = x(t - t_0) \to F(\nu) = e^{-i2\pi\nu t_0} X(\nu)$$

► modulacija:

$$f(t) = e^{i2\pi t \nu_0} x(t) \to F(\nu) = X(\nu - \nu_0)$$

konvolucija:

$$f(t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t - \tau)y(\tau)d\tau \to F(\nu) = X(\nu)Y(\nu)$$

7.3 Energija signala 1

Teorija informacij in sistemov, predavanje 11

U. Lotric

7. Signali in sistemi

7.1

7 2

Fourierova transforMa-

7.3 Energija signala

7.4 Zajem signalov

7.5 DFT

7.6 Močnostni spekter diskretnega signala ► Energija signala:

$$E = \int_{-\infty}^{\infty} x(t)^2 dt$$

▶ Parsevalov teorem (dokaz)

$$\int_{-\infty}^{\infty} x(t)^2 dt = \int_{-\infty}^{\infty} |X(\nu)|^2 d\nu$$

- ▶ Porazdelitev energije po frekvencah podaja funkcija $|X(\nu)|^2$, ki jo imenujemo **energijska spektralna** gostota
- ▶ Primer: Za enotski pulz iz prejšnjega primera velja $|X(\nu)|^2 = \left[\frac{\sin(\pi T \nu)}{\pi \nu}\right]^2$ iz česar se vidi, da je energija zbrana okrog $\nu = 0$ in z višjimi frekvencami hitro pada

7.4 Zajem signalov 1

Teorija informacij in sistemov, predavanje 11

U. Lotric

7. Signali in sistemi

rourie

7.2 Fourierova transforMa-

7.3 Energija signala

7.4 Zajem signalov

7.5 DFT

- ightharpoonup Zvezen signal x(t) je funkcija zvezne spremenljivke t.
- ▶ Diskreten signal je definiran samo za določene čase, ki si najpogosteje sledijo v enakih časovnih intervalih, $x_k = x(k\Delta)$, Δ je perioda vzorčenja.
- Signale danes običjano zajemamo z računalniki. Za to se uporabljajo vezja A/D pretvorniki. Imajo končno natančnost, na primer 12 bit. Signal torej opišemo s končno mnogo različnimi amplitudami (2¹²)
- Diskretnemu in kvantiziranemu signalu rečemo tudi digitalni signal.
- Kvantizacija je običajno tako fina, da jo lahko zanemarimo.

U. Lotric

7. Signali in sistemi

vrsta 7.2

Fourierova transforMacija

7.3 Energija signala

7.4 Zajem signalov

7.5 DFT

- Frekvenca vzorčenja ν_s (sampling) je obratno sorazmerna periodi vzorčenja, $\nu_s = 1/\Delta$
- Naslednjič bomo pokazali, da iz časovne vrste lahko popolnoma rekonstuiramo zvezni signal, če v signalu nastopajo samo frekvence, ki so manjše od $\nu_c = \nu_s/2 = 1/(2\Delta)$, torej je $F(\nu) = 0$ za $\nu \geq \nu_c$. ν_c se imenuje Nyquistova kritična frekvenca.
- ▶ Ocenimo Fourierovo transformacijo iz N zaporednih vzorcev

$$x_k = x(k\Delta) , k = 0, 1, ..., N-1$$

- U. Lotric
- 7. Signali in sistemi
- 7.1 Fourierova
- 7.2 Fourierova transforMa
- 7.3 Energija
- 7.4 Zajem signalov

7.5 DFT

7.6 Močnostni spekter diskretnega signala

- ► Iz N vzorcev na vhodu v DFT bomo lahko izračunali natanko N neodvisnih točk na izhodu.
- Namesto, da bi določili DFT za vse točke od $-\nu_c$ do $+\nu_c$ se lahko omejimo samo na določene vrednosti

$$\nu_n = \frac{n}{N\Delta} \ , \ n = -N/2, \dots, N/2$$

Spodnja in zgornja meja ustrezata ravno Nyquistovi frekvenci.

▶ Trenuten zapis vključuje N+1 vrednost. Izkazalo se bo, da sta obe robni vrednosti enaki. Imamo jih zaradi lepšega zapisa.

U. Lotric

7. Signali in sistemi

7.4 Zajem signalov

7.5 DFT

7.6 Močnostni spekter diskretnega signala ▶ Naprej so stvari trivialne

$$X(\nu_n) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t)e^{-i2\pi\nu_n t}dt \approx \sum_{k=0}^{N-1} x_k e^{-i2\pi\nu_n k\Delta} \Delta$$

 \blacktriangleright Če v zgornji enačbi izpustimo $\Delta,$ dobimo enačbo za DFT:

$$X_n = \sum_{k=0}^{N-1} x_k e^{-i2\pi nk/N}$$

- Povezava s FT je $X(\nu_n) \approx \Delta X_n$
- ▶ Iz enačbe za DFT sledi, da je DFT periodična s periodo N. To pomeni, da je $X_{-n} = X_{N-n}$
- ▶ Koeficiente X_n lahko zato namesto na intervalu [-N/2, N/2] računamo na intervalu [0, N-1].

U. Lotric

7. Signali in sistemi

7.1 Fourierova

7.2

Fourierova transforMacija

7.3 Energija signala

7.4 Zajem signalov

7.5 DFT

7.6 Močnostni spekter diskretnega signala ▶ Zveza med koeficienti X_0, \ldots, X_{N-1} in frekvencami $-\nu_c, \ldots, \nu_c$:

. ()) . (.	
indeks	frekvenca
n = 0	$\nu = 0$
$1 \le n \le N/2 - 1$	$0 < \nu < \nu_c$
N/2	$-\nu_c, +\nu_c$
$N/2 + 1 \le n \le N - 1$	$-\nu_c < \nu < 0$

▶ Inverzna DFT (izpeljava)

$$x_k = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} X_n e^{i2\pi nk/N}$$

▶ Podobnost med inverzno DFT in DFT in algoritem FFT.



7.6 Močnostni spekter diskretnega signala

Teorija informacij in sistemov, predavanje 11

U. Lotric

7. Signali in

Fourierova

Fourierova transforMa-

7.3 Energija

Diskretna različica Parsevalovega teorema

$$\sum_{k=0}^{N-1} |x_k|^2 = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} |X_n|^2$$

- Pri diskretni različici je PSD vedno v intervalu $[-\nu_c, \nu_c]$.
 - Močnostni spekter je potem

$$P(0) = \frac{1}{N^2} |X_0|^2$$

$$P(\nu_n) = \frac{1}{N^2} \left[|X_n|^2 + |X_{N-n}|^2 \right], \quad n = 1, 2, \dots, N/2 - 1$$

$$P(\nu_c) = \frac{1}{N^2} |X_{N/2}|^2$$

7.4 Zajem 7.6 Močnostni spekter diskretnega signala