

Fourierova transformace a její užití

Přímá (přechod z časové do frekvenční domény)

$$H(f) = \int_{-\infty}^{\infty} h(t)e^{2\pi ift} dt$$

Zpětná (návrat z frekvenční do časové domény)

$$h(t) = \int_{-\infty}^{\infty} H(f)e^{-2\pi ift} df$$

Použití frekvence f místo úhlové frekvence ω odstraní normalizační faktor $(2\pi)^{-1}$.

Pozn. Existence transformace zaručena jen u funkcí $\lim_{x \rightarrow \pm\infty} h(t) = 0$.

Některé vlastnosti

- Funkce $h(t) \in \mathcal{R} \Leftrightarrow H(-f) = H^*(f)$
- Funkce $h(t)$ periodická s periodou l , pak

$$H(f) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} A_n \delta\left(\frac{n}{l}\right)$$

Konvoluce

$$g \star h(t) \equiv \int_{-\infty}^{\infty} g(\tau)h(t - \tau)d\tau = h \star g(t)$$

Často má funkce g význam odezvy systému na jednotkový δ signál a h je signál na vstupu do systému

Transformace

$$g \star h \longleftrightarrow G(f)H(f)$$

Integrály typu korelační funkce

$$C(g, h)(t) \equiv \int_{-\infty}^{\infty} g(\tau + t)h(\tau)d\tau = C(h, g)(t)$$

Transformace

$$C(g, h) \longleftrightarrow G(f)H^*(f)$$

Pokud $h = g$, pak $C(g, g) \longleftrightarrow |G(f)|^2$

Pozn. Pro výpočet (auto)korelační funkce je třeba doplnit středování přes čas, což upřesníme později.

Celkovou energii lze vypočítat jak v časové, tak ve frekvenční doméně

$$W = \int_{-\infty}^{\infty} |g(t)|^2 dt = \int_{-\infty}^{\infty} |G(f)|^2 df$$

Spektrální hustota energie je uvažována jen pro kladné frekvence $f \in \langle 0, \infty \rangle$, pak

$$P(f) = |G(f)|^2 + |G(-f)|^2$$

Pozn. U nekonečných signálu provádíme středování přes čas a mluvíme o středním výkonu a spektrální hustotě výkonu.

Diskrétní data (vzorkování)

Často jsou data snímána s konečným konstantním krokem Δ , pak mluvíme o vzorkování (vzorkovaném signálu). Jsou tedy známy hodnoty

$$h_n \equiv h(t = n\Delta) = h(n\Delta) \quad n = \dots, -3, -2, -1, 0, 1, 2, 3, \dots$$

Pro $t = n\Delta$ platí pro libovolné k celé

$$\exp[2\pi i ft] = \exp\left[2\pi i \left(f + \frac{k}{\Delta}\right) t\right]$$

Tedy signály o frekvencích odlišných o násobky Δ^{-1} vedou k přesně stejným vzorkovaným datům. Proto rozsah frekvencí, které lze při vzorkování rozlišit, je omezen na Δ^{-1} .

Základní rozsah frekvencí je

$$f \in (-f_c, f_c) = \left(-\frac{1}{2\Delta}, \frac{1}{2\Delta}\right)$$

kde $f_c = (2\Delta)^{-1}$ je Nyquistova kritická frekvence.

Pozn. Vzorkování neumí rozeznat, jestli má signál frekvenci f nebo $f + k/\Delta$. Pokud vím, že signál má pouze vysoké frekvence v nějakém intervalu, mohu si vybrat sjednocení intervalů $(-f_{min} - 1/(2\Delta), -f_{min})$ a $(f_{min}, f_{min} + 1/(2\Delta))$, kde f_{min} je libovolná vhodná frekvence.

Vzorkovací teorém – Pokud pro $\forall |f| > f_c$ $H(f) = 0$, pak $h(t)$ je úplně určena vzorky h_n

$$h(t) = \Delta \sum_{n=-\infty}^{\infty} h_n \frac{\sin [2\pi f_c(t - n\Delta)]}{\pi(t - \Delta)}$$

Falešné zobrazení

Jestliže $H(f) \neq 0$ pro nějaké f , $|f| > f_c$, pak se $H(f)$ superponuje na $H(\tilde{f})$, kde $-f_c < \tilde{f} = f - 2kf_c \leq f_c$. Výsledkem je pak deformovaná $H'(f) = H(\tilde{f}) + H(f)$

Diskrétní Fourierova transformace

Signál je sledován konečný čas $T = N\Delta$. Diskrétních vzorků je konečný počet $h_k \equiv h(t_k)$, kde $t_k = k\Delta$, kde $k = 0, 1, \dots, N - 1$.

Diskrétní Fourierova transformace je vlastně Fourierova řada pro diskrétní data (vzorkovaný signál). Implicitně předpokládá

- Signál periodický s periodou T a tedy interval mezi frekvencemi $\delta_f = 1/T = 1/(N\Delta)$.
- Rozsah frekvencí omezen vzorkováním na interval $(-f_c, f_c)$.

Frekvenční doména obsahuje N frekvencí

$$f_n = \frac{n}{N\Delta} \quad n = -\frac{N}{2} + 1, \dots, \frac{N}{2}$$

Prvek Fourierovy řady je počítán ze vztahu

$$H(f_n) = \int_0^{T=N\Delta} h(t) \exp(2\pi i f_n t) dt \simeq \sum_{k=0}^{N-1} h_k e^{2\pi i f_n t_k} \Delta = \Delta \sum_{k=0}^{N-1} h_k e^{\frac{2\pi i k n}{N}}$$

Diskrétní Fourierova transformace je dána vztahy

$$H_n = \sum_{k=0}^{N-1} h_k \exp\left(\frac{2\pi i k n}{N}\right)$$

$$h_k = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} H_n \exp\left(-\frac{2\pi i k n}{N}\right)$$

Pozn. Protože $H_{-n} = H_{N-n}$, použití rozsahu $n = 0, \dots, N-1$ je ekvivalentní rozsahu $n = -N/2+1, \dots, N/2$. Pro maximální frekvenci $H_{-N/2} = H_{N/2}$.

Parsevalův teorém

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

Označme $w = \exp(2\pi i/N)$, pak

$$H_n = \sum_{k=0}^{N-1} w^{nk} h_k \quad \longrightarrow \quad \vec{H} = \mathbf{W} \vec{h}$$

kde matice \mathbf{W} je definována vztahem $W_{jk} = w^{jk}$. Obecně pro násobení maticí je třeba N^2 operací.

Rychlá Fourierova transformace (FFT) – algoritmus řádu $N \log_2 N$ – objevili Danielson a Lanczos (1942), znovuobjevili Cooley a Tukey (1965).

Danielson-Lanczosovo lemma

$$H_n = \sum_{k=0}^{N-1} e^{2\pi i k n / N} h_k = \sum_{k=0}^{N/2-1} e^{2\pi i (2k) n / N} h_{2k} + \sum_{k=0}^{N/2-1} e^{2\pi i (2k+1) n / N} h_{2k+1}$$

$$= \sum_{k=0}^{N/2-1} e^{2\pi i k n / (N/2)} h_{2k} + w^n \sum_{k=0}^{N/2-1} e^{2\pi i k n / (N/2)} h_{2k+1} = H_n^e + w^n H_n^o$$

kde indexy e,o značí sudé a liché body, stačí spočítat H_n^e, H_n^o pro $N/2$ frekvencí.

Lze dělat rekurzivně a tak nejjednodušší algoritmy fungují pro 2^m bodů.

Data v časové zóně – postupně reálné a imaginární části $Re, Im(h_0), Re, Im(h_1), \dots, Re, Im(h_{N-1})$, celkem $2N$ prvků.

Data ve frekvenční zóně – postupně reálné a imaginární části postupně $Re, Im[H(0)], Re, Im[H((N\Delta)^{-1})], \dots, Re, Im[H((2\Delta)^{-1})], Re, Im[H(-(2\Delta)^{-1}+(N\Delta)^{-1})], \dots, Re, Im[H(-(N\Delta)^{-1})]$, celkem $2N$ prvků.

Pozn. $H((2\Delta)^{-1}) = H(-(2\Delta)^{-1})$. Jestliže $h(t) \in \mathcal{R}$, pak i $H(0) \in \mathcal{R}$ a $H((2\Delta)^{-1}) \in \mathcal{R}$.

Pozn. Při použití procedury na reálnou funkci mají vektory zbytečně dvojnásobnou délku.

Rychlá Fourierova transformace 2 reálných funkcí

$$h_k = f_k + i g_k \longleftrightarrow F_n = \frac{1}{2}(H_n + H_{N-n}^*) \wedge G_n = -\frac{i}{2}(H_n - H_{N-n}^*)$$

Pozn. Procedura pro transformaci 1 reálné funkce založena na rozkladu na liché a sudé body. Existují i rychlá sinová a cosinová transformace.

Pozn. Klasické procedury fungují jen pro $N = 2^m$ bodů, ale existují i procedury i libovolné množství bodů.

Konvoluce

Nechť r je odezva systému (přístrojová funkce). Užívá se i název impulsní odezva, neboť jde o reakci systému na jednotkovou δ funkci.

Pokud $r = 0$ pro $\forall |t| > M\Delta/2$, jedná se o system s konečnou odezvou (FIR - finite impulse response), pak je konvoluce

$$(r \star s)_j = \sum_{k=-M/2+1}^{M/2} s_{j-k} r_k$$

Kauzální odezva $k = 0, 1, \dots, M/2$ (opak odezva akauzální).

Obecně pro periodický signál s a periodickou odezvu r je

$$\sum_{k=-N/2+1}^{N/2} s_{j-k} r_k \longleftrightarrow S_n R_n$$

Neperiodický signál je nutno doplnit M nulami (při konečné odezvě o šířce $M\Delta$) tak, abychom vyloučili vliv implicitní periodičnosti v diskrétní Fourierově transformaci.

Dekonvoluce

Dekonvoluce je velmi často nutnou součástí vyhodnocení měření. Je znám změřený signál $h(t)$ a odezva přístroje $r(t)$, úkolem zjistit experimentální signál $s(t)$

$$h(t) = \int r(\tau)s(t-\tau)d\tau \quad \longleftrightarrow \quad H(f) = R(f)S(f) \quad \Rightarrow \quad S(f) = \frac{H(f)}{R(f)}$$

Problémy

1. Matematicky selže pro $R(f) = 0$
2. Pokud chyba měření $h(t)$ (šum) obsahuje frekvence, kde $R(f)$ je malé, pak se poměr šumu k signálu podstatně zvětší při dekonvoluci.

Optimální filtrování

Místo odezvy $h(t)$ naměříme signál se šumem $c(t) = h(t) + n(t)$, kde $n(t)$ je šum, nekorelovaný s odezvou $h(t)$.

Filtr $\Phi(f)$ je hledán tak, aby

$$\tilde{S}(f) = \frac{C(f)\Phi(f)}{R(f)}$$

byla aproximací S ve smyslu nejmenších čtverců

$$\min \int |\tilde{S}(f) - S(f)|^2 df = \min \int |\tilde{s}(t) - s(t)|^2 dt$$

Pro nekorelované $h(t)$ a $n(t)$ je vhodným filtrem funkce

$$\Phi(f) = \frac{|H(f)|^2}{|H(f)|^2 + |N(f)|^2}$$

Předpokládáme, že šum je širokospektrální a $|N(f)|^2$ jen slabě závisí na $f \in (-f_c, f_c)$ (**Bílý šum** - spektrální hustota výkonu nezávislá na f). Je-li f_{sm} maximální frekvence v signálu (odezvě) $h(t)$ a je-li frekvence vzorkování dostatečná $f_c > 2f_{sm}$, pak lze ze závislosti $\ln|C|^2$ na f odhadnout $|N(f)|^2$.

Dekonvoluce pomocí regrese Pokud znám signál až na určitý počet neznámých parametrů, mohou parametry hledat tak, aby se vypočtená $h(t)$ blížila ke změřené $c(t)$ ve smyslu nejmenších čtverců.

Korelace

Při použití diskretní Fourierovy transformace je nutno neperiodický signál doplnit nulami tak, aby byl eliminován vliv okrajů (periodicity transformace).

Výkonové spektrum - odhad pomocí diskretní Fourierovy transformace

Střední výkon

$$P = \frac{1}{T} \int_0^T |h(t)|^2 dt \simeq \frac{1}{N} \sum_{j=0}^{N-1} |h_j|^2$$

Výkonové spektrum

$$\begin{aligned} P(0) &= P(f_0) = \frac{1}{N^2} |H_0|^2 & P(f_c) &= P(f_{N/2}) = \frac{1}{N^2} |H_{N/2}|^2 \\ P(f_k) &= \frac{1}{N^2} (|H_k|^2 + |H_{N-k}|^2) & k &= 1, 2, \dots, N/2 - 1 \end{aligned}$$

Spektrum harmonického signálu

Nechť má signál frekvenci f . Označme

$$s = \frac{f - f_k}{\left(\frac{1}{N\Delta}\right)}$$

Pak

$$P(f_k) = \underbrace{|A|^2}_{P(f)} \cdot W(s) \quad W(s) = \frac{1}{N^2} \left[\frac{\sin^2(\pi s)}{\sin^2(\pi s/N)} \right]$$

Pokud $\exists j$ takové, že $f = f_j$, pak s nabývá celočíselných hodnot a $W(0) = 1$ a $W(k \neq 0) = 0$. V tomto případě nedochází k žádné deformaci spektra.

Pokud např. $f = f_j + 1/2 (N\Delta)^{-1}$, tedy frekvence f leží v polovině mezi frekvencemi diskrétního spektra a $s = k + 1/2$, pak

$$W(s) \simeq \frac{1}{\pi^2 s^2}$$

a harmonický signál se zobrazí do širokého spektra frekvencí (frequency leakage).

Příčinou okraje – signál sledován po dobu $T = N\Delta$, která není násobkem periody signálu. Tedy dochází ke skoku hodnoty a/nebo časové derivace signálu na hranici intervalu T .

Data windowing – ochrana proti rozšíření spektra signálu. Signál se násobí nějakou funkcí $w(t)$, která se nazývá okno (window) a která je malá (nulová) na okraji intervalu a obvykle $w(T/2) = 1$. Provádí se diskrétní Fourierova transformace funkce $h(t)w(t)$

$$D_k = \sum_{j=0}^{N-1} h_j w_j \exp\left(\frac{2\pi i j k}{N}\right) \quad k = 0, 1, \dots, N-1$$

Označíme $w_{ss} = N \sum_{j=0}^{N-1} w_j^2$, pak

$$\begin{aligned} P(0) &= P(f_0) = \frac{1}{w_{ss}} |D_0|^2 & P(f_c) &= P(f_{N/2}) = \frac{1}{w_{ss}} |D_{N/2}|^2 \\ P(f_k) &= \frac{1}{w_{ss}} (|D_k|^2 + |D_{N-k}|^2) & k &= 1, 2, \dots, N/2 - 1 \end{aligned}$$

Příklady oken

$$\begin{aligned} w_j &= 1 - \left| \frac{j - (N-1)/2}{(N+1)/2} \right| && \text{Parzenovo okno} \\ w_j &= \frac{1}{2} \left[1 - \cos\left(\frac{2\pi j}{N-1}\right) \right] && \text{Hanningovo okno} \\ w_j &= 1 - \left[\frac{j - (N-1)/2}{(N+1)/2} \right]^2 && \text{Welchovo okno} \end{aligned}$$

Přesnost stanovení spektrální hustoty výkonu – směrodatná odchylka $\sigma_{P_k} = P_k$ nezávisí na počtu vzorků N . S růstem N roste počet frekvencí.

Možnosti nápravy

1. Spektrální výkon \tilde{P}_j středovaný přes K sousedních frekvencí a směrodatná odchylka $\sigma_{\tilde{P}_j} = \tilde{P}_j / \sqrt{K}$
2. Rozdělit N do K úseků po M bodech, spočítat pro každý úsek s použitím vhodného okna spektrální hustotu výkonu $P^{(i)}(f_j)$ a středováním přes K úseků dostaneme výkon $P(f_j)$ se směrodatnou odchylkou $\sigma_{P_j} = P_j / \sqrt{K}$

Digitální filtrování v časové doméně

Pokud lze, upřednostňujeme filtrování ve frekvenční doméně. V časové doméně filtrování v reálném čase, případně i pro rozsáhlé soubory dat.

I v časové doméně lze realizovat běžné typy filtrů - dolní či horní propust, pásmovou propust či zádrž, filtry kauzální i akauzální

Lineární filtry – vstupní signál x , filtrovaný y

$$y_n = \sum_{k=0}^M c_k x_{n-k} + \sum_{j=1}^N d_j y_{n-j}$$

Nerekurzivní filtr ($N = 0$) má konečnou odezvu (FIR), zatímco rekurzivní filtr ($N > 0$) může mít nekonečnou odezvu (IIR).

Ve frekvenční doméně

$$Y(f) = H(f) \cdot X(f) \quad H(f) = \frac{\sum_{k=0}^M c_k \exp(2\pi i k f \Delta)}{1 - \sum_{j=1}^N d_j \exp(2\pi i j f \Delta)}$$

Rekurzivní filtr může podstatně lépe aproximovat požadované vlastnosti. Možná nestabilita = amplituda odezvy na impuls narůstá v čase pro $t \rightarrow \infty$, nutno konstruovat stabilní filtry.

Označme $z \equiv \exp(-2\pi i f \Delta)$. Podmínkou stability \forall póly (0 jmenovatele) $H(f)$ v oblasti $|z| \leq 1$.

Příklad – Metoda konstrukce filtru

Využijeme bilineární transformaci

$$w = -\operatorname{tg}[\pi(f\Delta)] = i \left(\frac{1 - \exp(-2\pi i f\Delta)}{1 + \exp(-2\pi i f\Delta)} \right) = i \left(\frac{1 - z}{1 + z} \right)$$

kteřá transformuje Nyquistův interval $-1/2 < f\Delta < 1/2$ na neohraničený interval $-\infty < w < \infty$. Podmínka $|z| \leq 1$ implikuje $\operatorname{Im}(w) \geq 0$.

Stanovíme $|H(f)|^2$, najdeme jeho póly (jsou vždy komplexně sdružené) a v $H(f)$ ponecháme póly s $\operatorname{Im}(w) \geq 0$.

Pásmová propust od f_1 do f_2 . Označme $a = \operatorname{tg}(\pi f_1\Delta)$, $b = \operatorname{tg}(\pi f_2\Delta)$.

Pak

$$|H(f)|^2 = \left(\frac{w^2}{w^2 + a^2} \right) \left(\frac{b^2}{w^2 + b^2} \right)$$

Funkce $|H(f)|^2$ má póly $w = \pm ia$, $w = \pm ib$, ponecháme ty s +

$$H(f) = \left(\frac{w}{w - ia} \right) \left(\frac{ib}{w - ib} \right) = \frac{\left(\frac{1-z}{1+z} \right) b}{\left[\left(\frac{1-z}{1+z} \right) - a \right] \left[\left(\frac{1-z}{1+z} \right) - b \right]}$$

$$H(f) = \frac{\frac{\overbrace{c_0}^c}{b} + \frac{\overbrace{c_2}^c}{b} \frac{1}{z^2}}{1 - \frac{(1+a)(1-b) + (1-a)(1+b)}{(1+a)(1+b)} \frac{1}{z} + \frac{(1-a)(1-b)}{(1+a)(1+b)} \frac{1}{z^2}}$$

$\underbrace{\hspace{10em}}_{d_1} \qquad \underbrace{\hspace{10em}}_{d_2}$

a tedy filtr je definován vztahem

$$y_n = c_0 x_n + c_2 x_{n-2} + d_1 y_{n-1} + d_2 y_{n-2}$$

Pozn. Existují samozřejmě velké množství složitějších filtrů s různými přednostmi.

Pozn. V programu MATLAB je toolbox Signal Processing, který obsahuje celou řadu možností v oblasti diskretní Fourierovy transformace a digitálních filtrů.