

AKADEMIA GÓRNICZO-HUTNICZA IM. STANISŁAWA STASZICA W KRAKOWIE

Teoria sygnałów

Wykład 9

Dr inż. Przemysław Korohoda Katedra Elektroniki, AGH, Kraków

home.agh.edu.pl/~korohoda/rok 2022 2023 zima/TS EL 2

UPEL: TS 2022



Temat wykładu

- 1. Transformacja Gabora.
- 2. Krótkoczasowa transformacja Fouriera.
- 3. Transformacja falkowa.
- 4. Widmowa gęstość mocy i energii.
- 5. Przetwarzanie sygnałów losowych.
- 6. Korelacja dla sygnałów deterministycznych.
- 7. Filtracja sygnałów o zadanej gęstości widmowej.
- 8. Modulacja sygnałów.



Dennis Gabor (1900-1979) – fizyk wegierski (mieszkał i pracował w Anglii), który za wynalezienie holografii otrzymał nagrodę Nobla (1971), zajmował się m.in. analizą czasowo-częstotliwościową.

$$X^{G}(f,t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \cdot w(\tau - t) \cdot e^{-j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot \tau} d\tau$$
 gdzie:

$$w(t) = e^{-\pi \cdot t^2}$$

Transformacja odwrotna:

lwrotna:
$$x(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} X^G(f,t) \cdot e^{+j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot t} df$$

$$x(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} X^G(f,t) \cdot e^{+j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot t} df$$

czyli okno Gaussa:

$$w(t) = e^{-\pi \cdot t^2} \quad \stackrel{CFT}{\longleftarrow} \quad W(f) = e^{-\pi \cdot f^2}$$

 jeden punkt nad osią t jest reprezentowany przez całą funkcję nad osią f, ponieważ dla każdego punktu t może być inna funkcja nad osią f

... widać nadmiarowość?

W innym zapisie:

$$X^G(f,t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \cdot \phi_t(f,\tau) \ d\tau$$
 gdzie:
$$\phi_t(f,\tau) = e^{-\pi \cdot (\tau-t)^2 - j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot \tau}$$

gdzie:
$$\phi_t(f,\tau) = e^{-\pi \cdot (\tau-t)^2 - j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot \tau}$$



$$X^{G}(f,t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \cdot w(\tau - t) \cdot e^{-j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot \tau} d\tau$$

$$w(t) = e^{-\pi \cdot t^2}$$

$$x(t) = \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t)$$

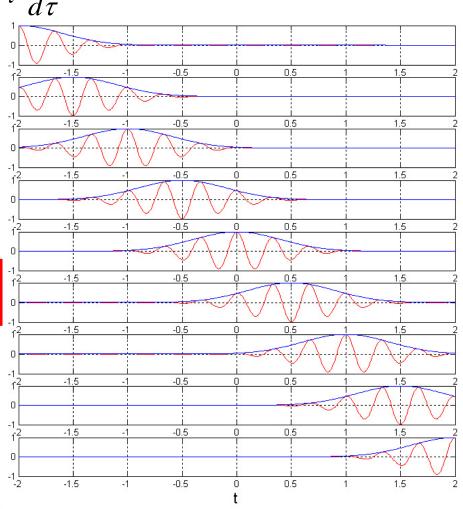
$$f_0 = 3Hz$$

$$X^{G}(f,t_{0}) = X_{0}(f)|_{x_{0}(t)=x(t)\cdot w(t-t_{0})}$$

$$X_0(f) = CFT[x_0(t)]$$

$$w(0) = 1 \Rightarrow x_0(t_0) = x(t_0)$$

$$x(t)\big|_{t=t_0} = CFT^{-1} \Big[X^G(f, t_0) \Big]$$





Nadmiarowość!

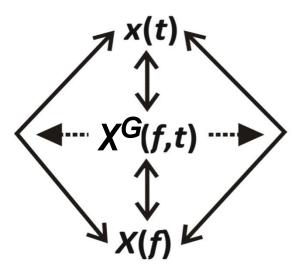
$$X^{G}(f,t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \cdot w(\tau - t) \cdot e^{-j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot \tau} d\tau$$

$$x(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} X^{G}(f,t) \cdot e^{+j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot t} df$$

lub, w nieco innym zapisie (bez całek):

$$X^{G}(f,t) = CFT_{\tau \to f} [x(\tau) \cdot w(\tau - t)]$$

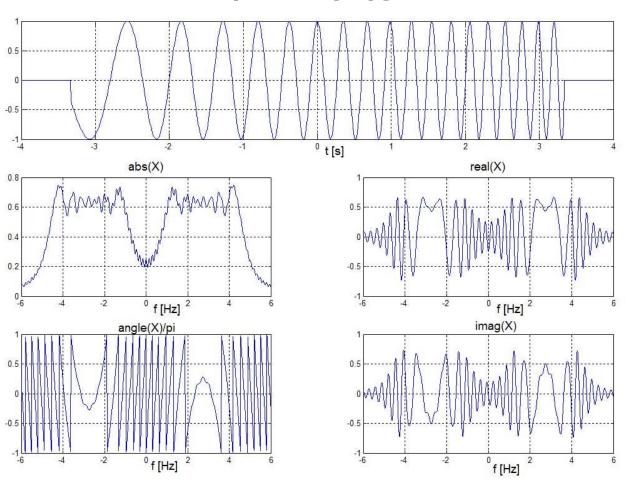
$$x(t) = CFT_{f \to t}^{-1} \left[X^G(f, t) \right]$$



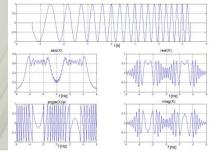
Czyli transformatę Gabora można wyliczyć od strony x(t) i od strony X(f)



Przykładowy sygnał

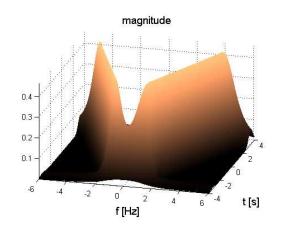


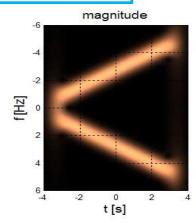


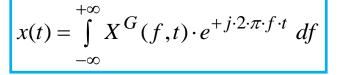


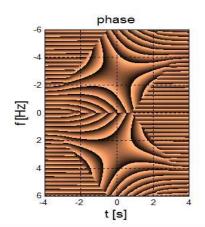
$$X^{G}(f,t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \cdot w(\tau - t) \cdot e^{-j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot \tau} d\tau$$

$$X^{G}(f,t) = CFT_{\tau \to f} [x(\tau) \cdot w(\tau - t)]$$









$$x(t) = CFT_{f \to t}^{-1} \left[X^G(f, t) \right]$$



Transformacja Gabora - zmiana rozdzielczości

$$X^{G}(f,t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \cdot w_{a}(\tau - t) \cdot e^{-j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot \tau} d\tau$$

$$w_a(t) = \frac{1}{a} \cdot w \left(\frac{t}{a}\right)$$

$$w(t) = e^{-\pi \cdot t^2}$$

$$w_a(t) = \frac{1}{a} \cdot e^{-\frac{\pi \cdot t^2}{a^2}}$$

Nadal zachodzi:
$$\int_{-\infty}^{+\infty} w_a(t) dt = 1$$

$$x\left(\frac{t}{a}\right) \xleftarrow{CFT} |a| \cdot X(a \cdot f)$$

Do dziedziny transformaty Gabora można zatem dołożyć trzecią zmienną:

$$X^{G}(f,t,a) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \cdot w_{a}(\tau - t) \cdot e^{-j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot \tau} d\tau$$



Lokalna (krótko-czasowa) Ciągła Transformacja Fouriera

(ang. ST-CFT lub: STFT)

Przyjmujemy okno w(t) - jest to zazwyczaj parzysta funkcja rzeczywista, a wtedy:

$$X^{W}(f,t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \cdot w(\tau - t) \cdot e^{-j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot \tau} d\tau$$

... ponownie widać ogromną nadmiarowość!

Transformata CFT iloczynu sygnałów to splot ich transformat w dziedzinie f:

$$X^{W}(f,t) = X(f) * \left[W(f) \cdot e^{-j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot t} \right]$$

Zatem z def. splotu:

$$X^{W}(f,t) = \int_{-\infty}^{+\infty} X(v+f) \cdot W(v) \cdot e^{+j \cdot 2 \cdot \pi \cdot v \cdot t} dv$$

W(f) – parzyste,zatem możemypodstawić-v zamiast v

A jest to przecież ICFT z iloczynu transformat (z dziedziny v do t), zatem:

$$X^{W}(f,t) = \left[x(t) \cdot e^{-j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot t}\right] * w(t)$$

Analogicznie dla transformacji Gabora, bo jest to przypadek szczególny tych rozważań.

9



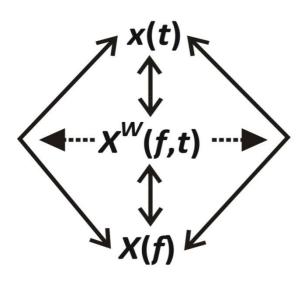
Lokalna (krótko-czasowa) Ciągła Transformacja Fouriera (ang. ST-CFT lub w skrócie: STFT)

$$X^{W}(f,t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \cdot w(t-\tau) \cdot e^{-j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot \tau} d\tau$$

$$X^{W}(f,t) = \int_{-\infty}^{+\infty} X(v+f) \cdot W(v) \cdot e^{+j \cdot 2 \cdot \pi \cdot v \cdot t} dv$$

lub (z przemienności splotu):

$$X^{W}(f,t) = e^{-j\cdot 2\cdot \pi\cdot f\cdot t} \cdot \int_{-\infty}^{+\infty} X(v) \cdot W(v-f) \cdot e^{+j\cdot 2\cdot \pi\cdot v\cdot t} \ dv$$



Transformacja odwrotna:

$$x(t) = \frac{1}{w(0)} \cdot \int_{-\infty}^{+\infty} X^{W}(f,t) \cdot e^{+j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot t} df$$

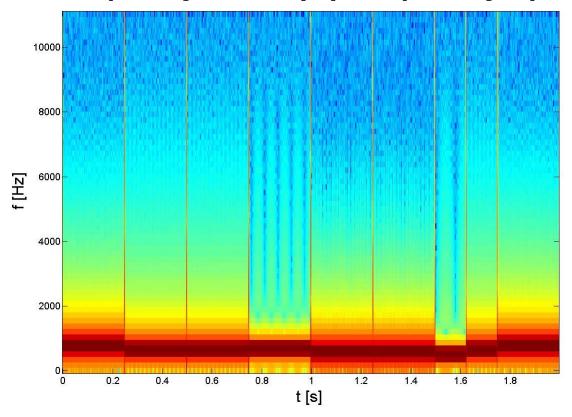
$$X(f) = \frac{1}{W(0)} \cdot \int_{-\infty}^{+\infty} X^{W}(f,t) dt$$

$$X(f) = \frac{1}{W(0)} \cdot \int_{-\infty}^{+\infty} X^{W}(f, t) dt$$



Lokalna analiza częstotliwościowa

Przykład dla prostej melodii (wykres pokazuje tylko moduł)

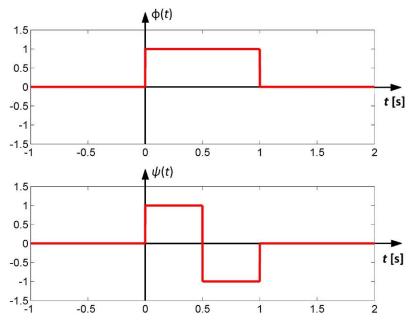


Uwaga - wykres powstał dla danych wynikowych "nieco" zdyskretyzowanych.



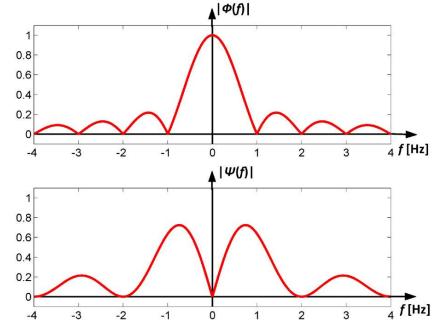
Transformacja falkowa

Baza Haara, funkcja skalująca i falka oraz ich widma amplitudowe:



$$h_{\phi}(t) = \phi(-t) \implies H_{\phi}(f) = \Phi(-f) = \overline{\Phi(f)}$$

$$h_{\psi}(t) = \psi(-t) \implies H_{\psi}(f) = \Psi(-f) = \overline{\Psi(f)}$$



$$\Phi(f) = \operatorname{sinc}(\pi \cdot f) \cdot e^{-j \cdot \pi \cdot f}$$

$$\Psi(f) = j \cdot \pi \cdot f \cdot \frac{1}{2} \cdot \operatorname{sinc}^{2} \left(\frac{1}{2} \cdot \pi \cdot f\right) \cdot e^{-j \cdot \pi \cdot f}$$



Transformacja falkowa (ciągła) (ang. CWT: Continuous Wavelet Transform)

Przyjmujemy filtr o zerowej wartości średniej, pasmowo-przepustowy:

$$h_{\psi}(t) \in L^2(\mathbf{R})$$

$$H_{\psi}(0) = 0 \iff \int_{-\infty}^{+\infty} h_{\psi}(t) dt = 0$$

Transformacja w przód:

$$\widetilde{x}_{\psi}(a,t) = \frac{1}{\sqrt{a}} \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) h_{\psi}\left(\frac{t-\tau}{a}\right) d\tau$$
 $x(t) \in L^{2}(\mathbf{R}); \quad a \in \mathbf{R}_{+}$

$$x(t) \in L^2(\mathbf{R}); \quad a \in \mathbf{R}_+$$

Transformacja odwrotna:

$$x(t) = \frac{1}{c_{\psi}} \int_{0}^{+\infty} \frac{1}{a^{2} \cdot \sqrt{a}} \int_{-\infty}^{+\infty} \widetilde{x}_{\psi}(a, \tau) \cdot \psi\left(\frac{t - \tau}{a}\right) d\tau da$$

$$\psi(t) = h_{\psi}(-t)$$

Przy czym (co daje dodatkowy warunek dla filtru):

$$c_{\psi} = 2 \cdot \int_{0}^{+\infty} \frac{\left| H_{\psi}(f) \right|^{2}}{f} df < \infty$$
 lub
$$c_{\psi} = 2 \cdot \int_{0}^{+\infty} \frac{\left| \Psi(f) \right|^{2}}{f} df < \infty$$

$$c_{\psi} = 2 \cdot \int_{0}^{+\infty} \frac{|\Psi(f)|^{2}}{f} df < \infty$$



Transformacja falkowa (ciągła)

Interpretacja splotowa:

$$\widetilde{x}_{\psi}(a,t) = \frac{1}{\sqrt{a}} \cdot \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \cdot h_{\psi}\left(\frac{t-\tau}{a}\right) d\tau$$

$$\widetilde{x}_{\psi}(a,t) = \frac{1}{\sqrt{a}} \cdot x(t) * h_{\psi}(\frac{t}{a})$$

filtr analizujący

$$x(t) = \frac{1}{c_{\psi}} \cdot \int_{0}^{+\infty} \frac{1}{a^{2} \cdot \sqrt{a}} \cdot \int_{-\infty}^{+\infty} \widetilde{x}_{\psi}(a, \tau) \cdot \psi\left(\frac{t - \tau}{a}\right) d\tau \ da$$

$$x(t) = \frac{1}{c_{\psi}} \int_{0}^{+\infty} \frac{1}{a^{2} \cdot \sqrt{a}} \cdot \left[\widetilde{x}_{\psi}(a, t) * \psi \left(\frac{t}{a} \right) \right] da$$

$$\psi(t) = h_{\psi}(-t)$$

filtr odtwarzający

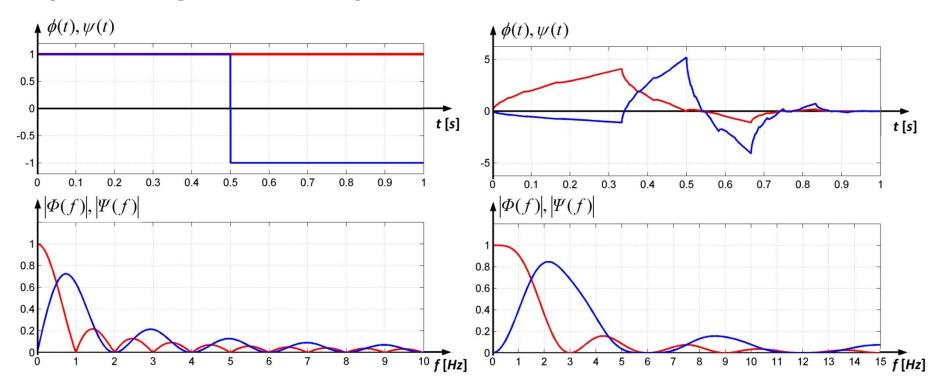
... widać ogromną nadmiarowość!



Funkcje falkowe (falki) i funkcje skalujące

Dla falki Haara (falka 1. wg I.Daubeshies):

Dla falki 2. wg I.Daubechies:



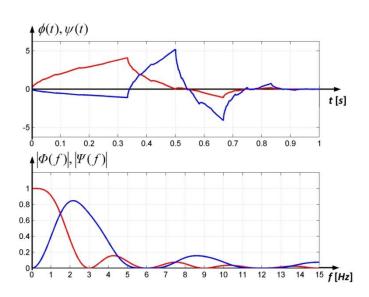
Jest wiele różnych falek (i odpowiednich dla nich funkcji skalujących). 15



Funkcje falkowe (falki) i funkcje skalujące

Powtórzmy:

funkcja skalująca <-> filtr dolnoprzepustowy funkcja falkowa <-> filtr pasmowo-przepustowy

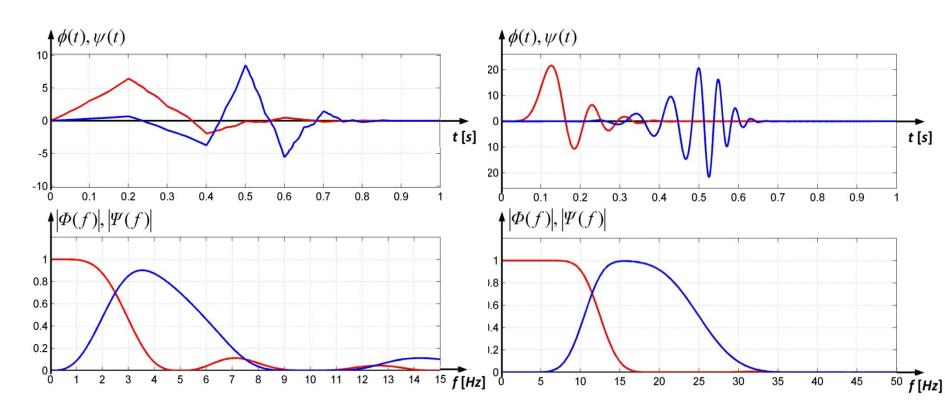




Funkcje falkowe (falki) i funkcje skalujące

Dla falki 3. wg I.Daubechies:

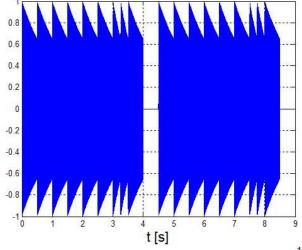
Dla falki 12. wg I.Daubechies:



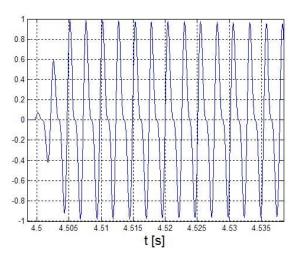
Jest wiele różnych falek (i odpowiednich dla nich funkcji skalujących). 17

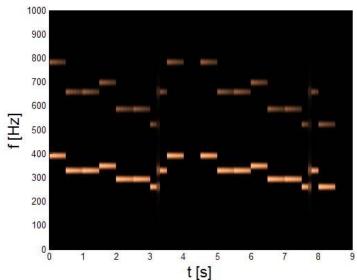


Przykład: sygnał i transformata STFT, z oknem Hanna



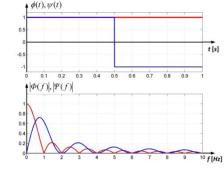
Sygnał – "melodyjka"



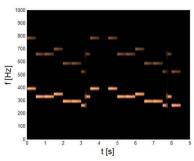




Falka nr 1, test cosinusoidy



STFT



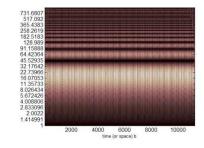
0.5

 \boldsymbol{a}

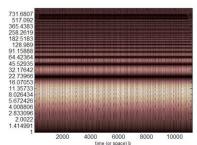
731.6807 517.092 365.4833 258.2619 182.5183 128.989 91.15889 144.52945 15.7642 22.73966 16.07053

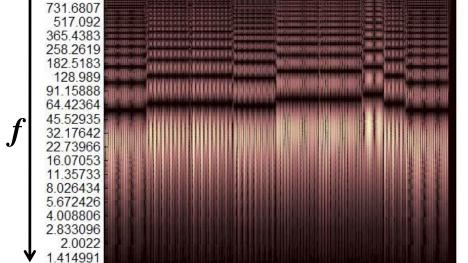
time (or space) b

500Hz









2.5

time (or space) b

3.5

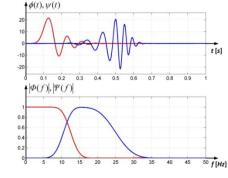
4.5

x 10⁴

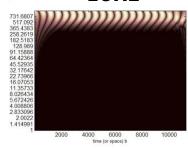
... i wynik dla naszej melodii.



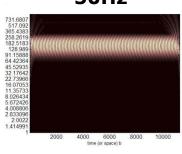
Falka nr 12, test cosinusoidy



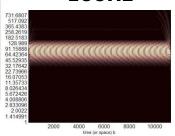
10Hz



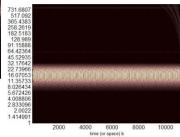
50Hz



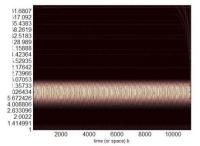
100Hz



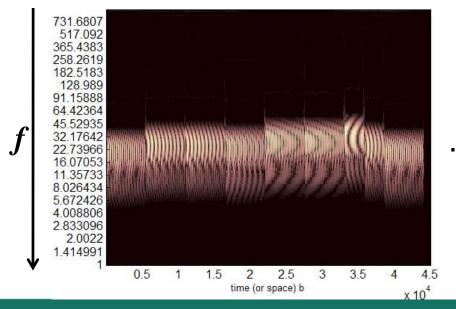
500Hz



1000Hz



\boldsymbol{a}



... i wynik dla naszej melodii.



Wybrane funkcje (wybrane wartości skali)

Wybieramy ciąg filtrów (falek) na różnych poziomach k:

$$\psi_k(t) = \frac{1}{\sqrt{a_k}} \cdot \psi\left(\frac{t}{a_k}\right) : a_k = 2^k$$

$$k \in \mathbf{Z}$$
czyli:
$$\psi_k(t) = 2^{\frac{-k}{2}} \cdot \psi\left(2^{-k} \cdot t\right)$$

$$k \in \mathbf{Z}$$

$$\psi_k(t) = 2^{\frac{-k}{2}} \cdot \psi(2^{-k} \cdot t)$$

$$k \in \mathbf{Z}$$

$$h_{\psi}(t) = \psi(-t) \implies H_{\psi}(f) = \Psi(-f) = \overline{\Psi(f)}$$

Analogicznie możemy utworzyć ciąg funkcji skalujących:

$$\varphi_k(t) = \frac{1}{\sqrt{a_k}} \cdot \varphi\left(\frac{t}{a_k}\right) : a_k = 2^k$$

$$k \in \mathbf{Z}$$
czyli:
$$\varphi_k(t) = 2^{\frac{-k}{2}} \cdot \varphi\left(2^{-k} \cdot t\right)$$

$$k \in \mathbf{Z}$$

$$\varphi_k(t) = 2^{\frac{-k}{2}} \cdot \varphi(2^{-k} \cdot t)$$

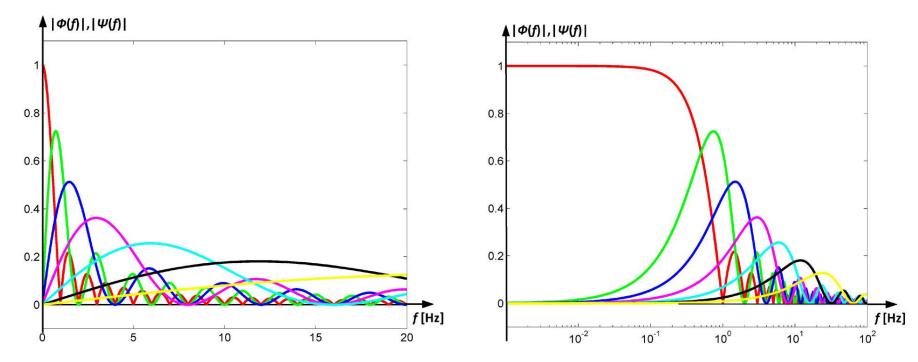
$$k \in \mathbf{Z}$$

$$h_{\varphi}(t) = \varphi(-t) \implies H_{\varphi}(f) = \Phi(-f) = \overline{\Phi(f)}$$



Widma amplitudowe ciągu funkcji (filtrów)

Dla ciągu falek Haara (Daubechies nr 1) i jednej funkcji skalującej:



Funkcja skalująca dla k=0, a następnie ciąg falek dla kolejnych k, liczonych "w dół", czyli: 0, -1, -2, -3, -4, ...

Widać, że w tym przypadku nie można "ładnie" podzielić przedziałów częstotliwości, za to funkcje (filtry) są bardzo proste.



Wybrane funkcje (wybrane wartości skali) - wersja bez normalizacji

Wybieramy ciąg filtrów (falek) na różnych poziomach k:

$$\psi_k(t) = \frac{\sqrt{2}}{a_k} \cdot \psi\left(\frac{t}{a_k}\right) : a_k = 2^k$$

$$k \in \mathbf{Z}$$
czyli:

$$\psi_k(t) = \frac{\sqrt{2}}{2^k} \cdot \psi\left(2^{-k} \cdot t\right)$$

$$k \in \mathbf{Z}$$

$$\psi_k(t) = \frac{\sqrt{2}}{2^k} \cdot \psi(2^{-k} \cdot t)$$

$$k \in \mathbf{Z}$$

$$h_{\psi}(t) = \psi(-t) \implies H_{\psi}(f) = \Psi(-f) = \overline{\Psi(f)}$$

Analogicznie możemy utworzyć ciąg funkcji skalujących:

$$\varphi_k(t) = \frac{\sqrt{2}}{a_k} \cdot \varphi\left(\frac{t}{a_k}\right) : a_k = 2^k$$

$$k \in \mathbf{Z}$$
czyli:
$$\varphi_k(t) = \frac{\sqrt{2}}{2^k} \cdot \varphi\left(2^{-k} \cdot t\right)$$

$$k \in \mathbf{Z}$$

$$\varphi_k(t) = \frac{\sqrt{2}}{2^k} \cdot \varphi(2^{-k} \cdot t)$$

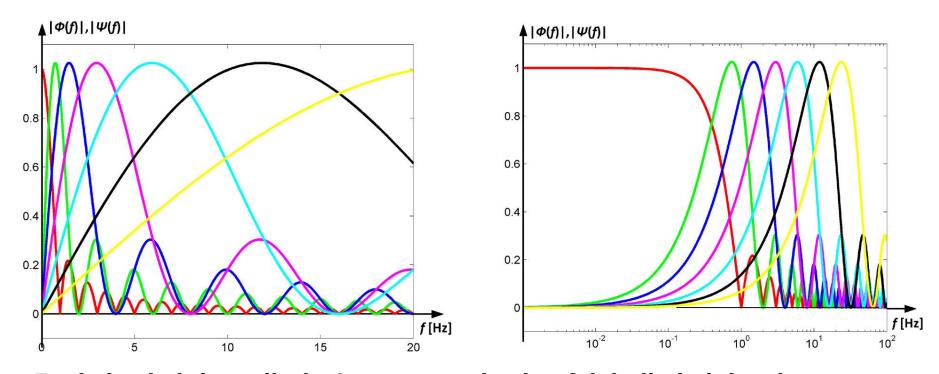
$$k \in \mathbf{Z}$$

$$h_{\varphi}(t) = \varphi(-t) \implies H_{\varphi}(f) = \Phi(-f) = \overline{\Phi(f)}$$



Widma amplitudowe ciągu funkcji (filtrów)

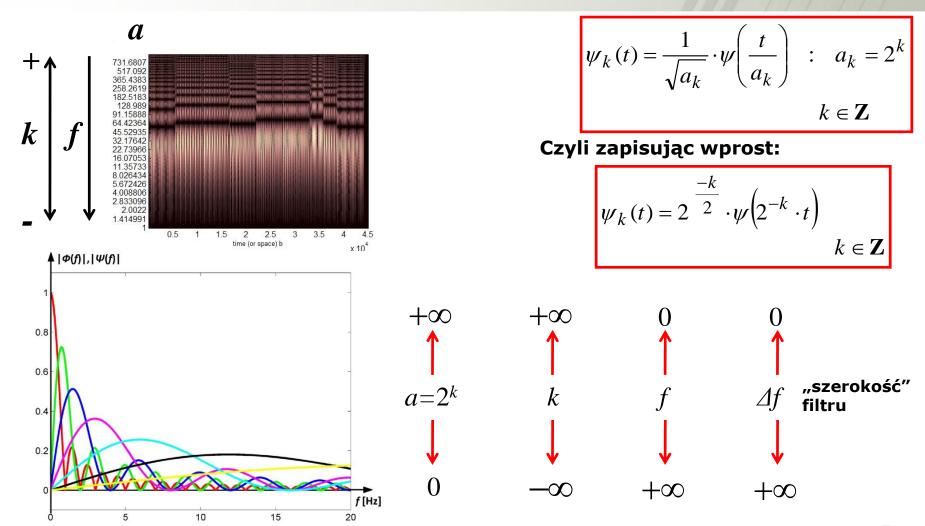
Zmodyfikowany ciąg falek Haara (nieunormowanych) i funkcja skalująca:



Funkcja skalująca dla k=0, a następnie ciąg falek dla kolejnych (licząc "w dół") k, czyli: 0, -1, -2, -3, -4, ...



Relacje między parametrami falek





Podział diadyczny

W ten sposób możemy utworzyć bazę falkową na różnych poziomach k:

$$\psi_{k,n}(t) = 2^{\frac{-k}{2}} \cdot \psi\left(2^{-k} \cdot t - n\right)$$

$$k \in \mathbf{Z}, n \in \mathbf{Z}$$

$$\psi_{k,n}(t) = 2^{\frac{-k}{2}} \cdot \psi\left(2^{-k} \cdot (t - n \cdot \Delta t)\right) : \Delta t = 2^{k}$$

$$\psi_{k,n}(t) = 2^{\frac{-k}{2}} \cdot \psi\left(2^{-k} \cdot (t - n \cdot \Delta t)\right) : \Delta t = 2^{k}$$
 $k \in \mathbf{Z}, n \in \mathbf{Z}$

Analogicznie możemy utworzyć układ funkcji skalujących (to także jest baza) na różnych poziomach k:

$$\varphi_{k,n}(t) = 2^{\frac{-k}{2}} \cdot \varphi \left(2^{-k} \cdot t - n\right)$$
$$k \in \mathbf{Z}, n \in \mathbf{Z}$$



(Pod)przestrzenie sygnałów

Baza falkowa:

$$\psi_{k,n}(t) = 2^{\frac{-k}{2}} \cdot \psi(2^{-k} \cdot t - n)$$

$$k \in \mathbf{Z}, n \in \mathbf{Z}$$

generuje (pod)przestrzeń W_k

Baza funkcji skalujących:

$$\varphi_{k,n}(t) = 2^{\frac{-k}{2}} \cdot \varphi(2^{-k} \cdot t - n)$$

$$k \in \mathbf{Z}, n \in \mathbf{Z}$$

generuje (pod)przestrzeń V_k

Przy czym zachodzi następująca zależność dla sumowania się (pod)przestrzeni:

Ogólnie:

$$V_{k-1} = V_k \oplus W_k$$
 ponieważ:

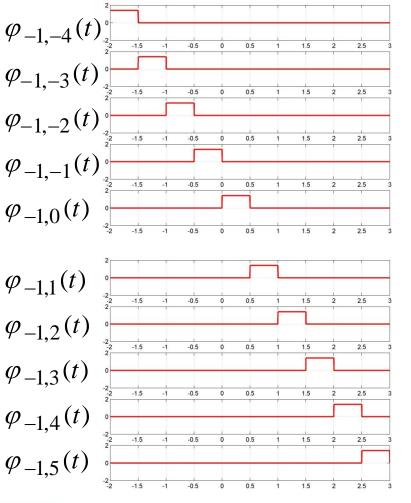
$$V_{\scriptscriptstyle k} \perp W_{\scriptscriptstyle k}$$

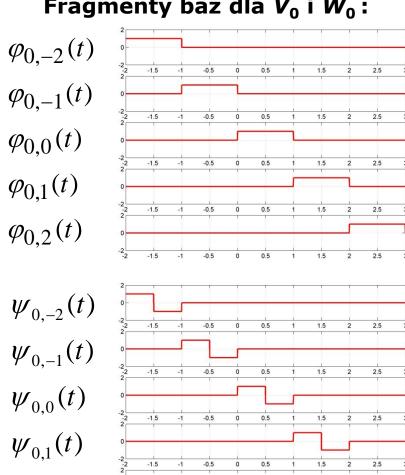


Baza falkowa

Przykład dla falek Haara Fragment bazy dla V_{-1} : Fragmenty baz dla V_0 i W_0 :

 $\psi_{0,2}(t)$







Transformacja falkowa (WT) (ciągły sygnał, dyskretna transformata)

Przykładowo:

$$V_{-5} \rightarrow V_{-4} \rightarrow V_{-3}$$

$$\downarrow \qquad \qquad \downarrow$$

$$W_{-4} \qquad W_{-3}$$

$$x(t) = \left(\sqrt{2}\right)^{4} \cdot \sum_{n=-\infty}^{+\infty} w_{-4,n} \cdot \psi(16 \cdot t - n) + \left(\sqrt{2}\right)^{3} \cdot \sum_{n=-\infty}^{+\infty} w_{-3,n} \cdot \psi(8 \cdot t - n) + \left(\sqrt{2}\right)^{3} \cdot \sum_{n=-\infty}^{+\infty} v_{-3,n} \cdot \varphi(8 \cdot t - n)$$

$$\downarrow \in \qquad \qquad \downarrow \in \qquad \qquad V_{-3}$$

$$V_{-3} \qquad \qquad V_{-3} \qquad \qquad V_{-3} \qquad \qquad V_{-3}$$

Kolejne elementy powyższej sumy to sygnały wzajemnie ortogonalne.

Transformata, to w tym przypadku zestaw współczynników:

$$v_{-3,n}, w_{-3,n}, w_{-4,n} : n \in \mathbb{Z}$$



Moc i energia sygnału

Moc chwilowa wydzielana na oporze R:

$$P(t) = \frac{U^2(t)}{R}$$

Jeżeli przyjmiemy:

$$R = 1\Omega$$
$$x(t) = U(t)$$

To możemy mówić o mocy (chwilowej) i energii sygnału na odcinku T:

$$P_{x}(t) = |x(t)|^{2} \qquad E_{x}(t_{0}, t_{0} + T) = \int_{t_{0}}^{t_{0} + T} P_{x}(t) dt = \int_{t_{0}}^{t_{0} + T} |x(t)|^{2} dt$$

Całkowita energia sygnału:

$$\mathbf{E}_{x} = \int_{-\infty}^{+\infty} P_{x}(t) dt = \int_{-\infty}^{+\infty} |x(t)|^{2} dt$$



Moc średnia sygnału (uśrednienie po czasie)

Dla sygnału o skończonym czasie trwania moc średnia jest następująca:

$$\mathbf{P}_{x} = \frac{1}{T} \cdot \int_{t_{0}}^{t_{0}+T} \left| x(t) \right|^{2} dt \quad gdy \quad x(t) = 0 \quad dla \quad t \notin \left[t_{0}, t_{0} + T \right]$$

Uwaga – uśrednianie jest tutaj tylko po odcinku T.

Dla sygnału okresowego ze wzorcem x_0 , określonym na okresie T:

$$\mathbf{P}_{x} = \frac{1}{T} \cdot \int_{-\frac{T}{2}}^{+\frac{T}{2}} |x(t)|^{2} dt = \frac{1}{T} \cdot \int_{-\frac{T}{2}}^{+\frac{T}{2}} |x_{0}(t)|^{2} dt$$

...z wykorzystaniem współczynników szeregu Fouriera:

$$\mathbf{P}_{x} = \frac{1}{T} \cdot \int_{t_{0}}^{t_{0}+T} \left| x(t) \right|^{2} dt = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \left| c_{n} \right|^{2}$$
...a co gdy sygnał nie jest okresowy?
$$\mathbf{P}_{x} = \lim_{T \to \infty} \frac{1}{T} \cdot \int_{t_{0}}^{t_{0}+T} \left| x(t) \right|^{2} dt$$
Skończonego wyniku...
31

$$\mathbf{P}_{x} = \lim_{T \to \infty} \frac{1}{T} \cdot \int_{t_{0}}^{t_{0}+T} |x(t)|^{2} dt$$

Co jednak może nie dać



Widmowa gęstość mocy

Dla sygnału okresowego x(t) ze wzorcem okresu $x_0(t)$: $(gdy x_0(t) jest określone jedynie na okresie T)$

$$X_0(f) = \int_{-T/2}^{+T/2} x_0(t) \cdot e^{-j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot t} dt = \int_{-T/2}^{+T/2} x(t) \cdot e^{-j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot t} dt$$

z tw. Parsevala (o zachowaniu energii przez CFT):

$$\int_{-T/2}^{+T/2} |x(t)|^2 dt = \int_{-\infty}^{+\infty} |X_0(f)|^2 df \qquad P_X(f) = \frac{1}{T} |X_0(f)|^2 \left[\frac{W}{Hz} \right]$$

$$P_{x}(f) = \frac{1}{T} |X_{0}(f)|^{2} \left[\frac{W}{Hz} \right]$$

$$P_{X}(f) = \frac{1}{T} \cdot \left(\operatorname{Re}^{2} \left[X_{0}(f) \right] + \operatorname{Im}^{2} \left[X_{0}(f) \right] \right) = \frac{1}{T} \cdot X_{0}(f) \cdot \overline{X_{0}(f)} \qquad \left[\frac{W}{Hz} \right]$$

Dla dowolnego sygnału x(t):

$$X_T(f) = \int_{-T/2}^{+T/2} x(t) \cdot e^{-j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot t} dt$$

$$\int_{-T/2}^{+T/2} |x(t)|^2 dt = \int_{-\infty}^{+\infty} |X_T(f)|^2 df$$

$$P_{x}(f) = \lim_{T \to \infty} \frac{1}{T} |X_{T}(f)|^{2} \quad \left[\frac{W}{Hz}\right]$$

O ile ten wynik jest skończony...

Moc średnia:

$$\mathbf{P}_{x} = \int_{-\infty}^{+\infty} P_{x}(f) \, df$$



Widmowa gęstość mocy

Zestawienie wzorów:

Okresowy sygnał:

$$P_{x}(f) = \frac{1}{T} |X_{0}(f)|^{2} \left[\frac{W}{Hz} \right]$$

$P_{x}(\omega) = \frac{1}{T} |X_{0}(\omega)|^{2} \left[\frac{W}{rad/s} \right]$

Dowolny sygnal:

$$P_{x}(f) = \lim_{T \to \infty} \frac{1}{T} |X_{T}(f)|^{2} \left[\frac{W}{Hz} \right]$$

$$P_{x}(\omega) = \lim_{T \to \infty} \frac{1}{T} |X_{T}(\omega)|^{2} \left[\frac{W}{rad/s} \right]$$

Moc średnia:

$$\mathbf{P}_{x} = \frac{1}{2 \cdot \pi} \cdot \int_{-\infty}^{+\infty} P_{x}(\omega) d\omega = \int_{-\infty}^{+\infty} P_{x}(f) df \quad [W]$$



Widmowa gęstość energii

$$E_{x}(f) = |X(f)|^{2} \left[\frac{J}{Hz}\right]$$

$$E_{x}(\omega) = |X(\omega)|^{2} \left[\frac{J}{rad/s}\right]$$

Energia całkowita:

$$\mathbf{E}_{x} = \frac{1}{2 \cdot \pi} \cdot \int_{-\infty}^{+\infty} E_{x}(\omega) d\omega = \int_{-\infty}^{+\infty} E_{x}(f) df \quad [J]$$



Proces losowy (stochastyczny)

$$\hat{x}(t)$$
: $p_t(x)$

funkcja rozkładu gęstości prawdopodobieństwa dla zmiennej losowej ciągłej (lub prawdopodobieństwo - dla zmiennej losowej dyskretnej)

zależy od dwóch zmiennych: x – wartości zmiennej losowej; t – chwili czasu.

$$\int_{-\infty}^{+\infty} p_t(x) \, dx = 1$$

Sygnał powstaje jako k-ta realizacja procesu losowego:

$$\left. \hat{x}(t) \right|_k = x(t)$$

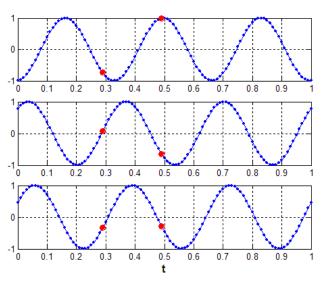
Przykłady: sygnał stały, sygnał okresowy, sygnał fluktuacyjny.

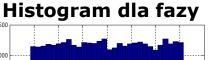


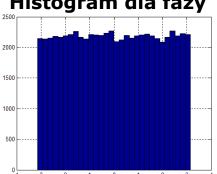
Przykład: okresowy sygnał losowy

$$\hat{x}(t) = \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t - \hat{\varphi}_0)$$
$$\varphi_0 \in [-\pi, \pi)$$

Trzy realizacje procesu

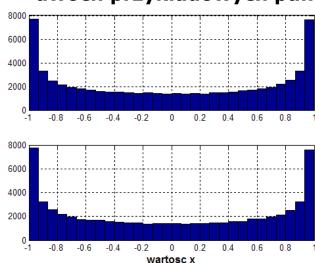






N=2^16; p=rand(1,N)*2*pi-pi; x=cos(2*pi*f0*t-p(n));

Rozkłady (histogramy) dla dwóch przykładowych punktów t

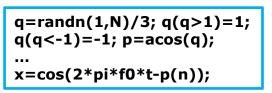




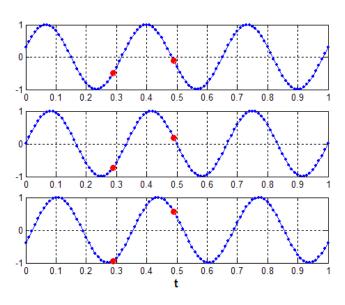
Inny przykład (nr 2)

$$\hat{x}(t) = \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t - \hat{\varphi}_0)$$
$$\varphi_0 \in [0, \pi)$$

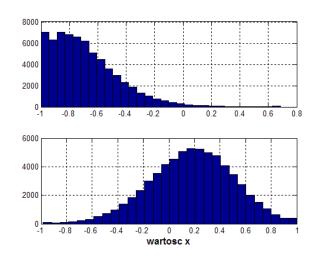




Trzy realizacje procesu



Rozkłady (histogramy) dla dwóch przykładowych punktów t





Rozkłady łączne dla dwóch chwil czasu

Przyjmijmy następujące oznaczenia dla wartości procesu w dwóch chwilach t:

$$x_1 = x(t_1)$$

$$x_2 = x(t_2)$$

wtedy:

$$p_{t_1,t_2}(x_1,x_2)$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} p_{t_1, t_2}(x_1, x_2) dx_1 dx_2 = 1$$

to funkcja rozkładu gęstości prawdopodobieństwa

– łączna dla dwóch zmiennych losowych: x_1 i x_2 , określona dla wartości czasu t_1 i t_2 .



(Auto)korelacja procesu losowego

$$r_{\hat{x}}(t_1, t_2) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x_1 \cdot x_2 \cdot p_{t_1, t_2}(x_1, x_2) dx_1 dx_2$$

$$x_1 = x(t_1)$$
$$x_2 = x(t_2)$$

Ogólnie dla danego procesu jest to funkcja dwóch zmiennych (t_1 i t_2).

Wartość oczekiwana:

$$E[x(t)] = \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot p_t(x) \, dx$$

Średnia:

$$E[x(t)] = \mu_{\hat{x}}(t)$$

Wariancja:

(odchylenie standardowe do kwadratu)

$$E[(x(t) - \mu_{\hat{x}}(t))^{2}] = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu_{\hat{x}}(t))^{2} \cdot p_{t}(x) dx$$

$$E[(x(t) - \mu_{\hat{x}}(t))^{2}] = \sigma_{\hat{x}}^{2}(t)$$



Procesy stacjonarne i ergodyczne

Proces jest stacjonarny, gdy wszystkie jego parametry - zarówno rozkładu, jak i wzajemne zależności - nie zależą od czasu.

Proces jest stacjonarny w szerszym (mniej restrykcyjnym) sensie, gdy jego wartość oczekiwana oraz autokorelacja (kowariancja) nie zależą od czasu.

Proces jest ergodyczny, gdy jego parametry wyznaczone z pojedynczej realizacji (zwykle nieskończonej) są takie same jak dla dowolnej chwili czasu.

Procesem stacjonarnym, ale na pewno nie ergodycznym, jest np. sygnał stały, ale o losowej wartości początkowej (można założyć dowolny rozkład).

Procesem ergodycznym może być np. sygnał sinusoidalny o równomiernym rozkładzie fazy początkowej (warto sprawdzić, czy na pewno). Ponadto są nimi sygnały tworzone przez generatory typu rand i randn.



Proces stacjonarny w szerszym sensie

Dla procesu stacjonarnego w szerszym sensie (inaczej: słabo stacjonarnego) wartość oczekiwana (średnia chwilowa)

$$E[x(t)] = \mu_{\hat{x}}(t) = \mu_{\hat{x}}$$

nie zależy od czasu.



Moc i energia procesu

Moc chwilowa procesu:

$$P_{\hat{x}}(t) = \mathrm{E}[\left|x(t)\right|^2]$$

$$P_{\hat{x}}(t) = \sigma_{\hat{x}}^{2}(t) + \mu_{\hat{x}}^{2}(t)$$

Moc średnia procesu w czasie T:

$$P_{\hat{x}}(t_0, t_0 + T) = \frac{1}{T} \cdot \int_{t_0}^{t_0 + T} P_{\hat{x}}(t) dt$$

Energia procesu w czasie T:

$$E_{\hat{x}}(t_0, t_0 + T) = \int_{t_0}^{t_0 + T} P_{\hat{x}}(t) dt$$



Twierdzenie Wienera-Chinczyna

Dla procesu losowego, stacjonarnego co najmniej w szerszym sensie, widmowa gęstość mocy jest transformatą Fouriera autokorelacji procesu:

$$P_{\hat{x}}(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} r_{\hat{x}}(t) \cdot e^{-j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot t} dt$$

$$P_{\hat{x}}(\omega) = \int_{-\infty}^{+\infty} r_{\hat{x}}(t) \cdot e^{-j \cdot \omega \cdot t} dt$$

- 1. Widmowa gęstość mocy procesu jest nieujemną funkcją rzeczywistą.
- 2. Dla procesów rzeczywistych jest to ponadto funkcja parzysta.

Szum biały (kolorowy) gaussowski... Co to jest?



Korelacja dwóch sygnałów (deterministycznych)

$$R_{xy}(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \cdot \overline{y(\tau - t)} \, d\tau$$

Uwaga: nie dzielimy przez czas!

Druga wersja:

$$R_{xy}(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} \overline{x(\tau)} \cdot y(\tau + t) d\tau$$

Uwaga – korelacja to nie to samo co współczynnik korelacji (gdzie jest unormowanie!).

Czyli autokorelacja dla sygnału x(t):

$$R_{xx}(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \cdot \overline{x(\tau - t)} \, d\tau$$

Uwaga: wyżej określona korelacja oraz autokorelacja to także sygnały.



Funkcja widmowej gęstości energii sygnału (deterministycznego)

$$R_{xx}(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \cdot \overline{x(\tau - t)} \ d\tau$$

$$E_{x}(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} R_{xx}(t) \cdot e^{-j \cdot 2 \cdot \pi \cdot f \cdot t} dt$$

Ponieważ dla rzeczywistego sygnału x(t):

$$\int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \cdot x(\tau - t) d\tau \xrightarrow{CFT} X(f) \cdot \overline{X(f)} = |X(f)|^2 = E_{\chi}(f)$$



Przemienność korelacji (?)

$$\int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \cdot \overline{y(\tau - t)} \, d\tau \quad \xrightarrow{CFT} \quad X(f) \cdot \overline{Y(f)}$$

Przypomnijmy:

$$\overline{x(t)} \quad \leftrightarrow \quad \overline{X(-f)}$$

Czyli w ogólności korelacja (w obu wersjach) nie jest przemienna! Może być przemienna jedynie dla sygnałów rzeczywistych parzystych, ponieważ wtedy widmo Fouriera jest rzeczywiste.

W drugiej wersji:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \overline{x(\tau)} \cdot y(\tau + t) d\tau \xrightarrow{CFT} \overline{X(f)} \cdot Y(f)$$



Filtracja sygnału o zadanej widmowej gestości mocy lub energii

$$Y(f) = H(f) \cdot X(f)$$

$$Y(f) = H(f) \cdot X(f)$$
 $\overline{Y(f)} = \overline{H(f)} \cdot \overline{X(f)}$

czyli:

$$Y(f) \cdot \overline{Y(f)} = H(f) \cdot \overline{H(f)} \cdot X(f) \cdot \overline{X(f)}$$

$$|Y(f)|^2 = |H(f)|^2 \cdot |X(f)|^2$$

Zatem dla funkcji widmowej gęstości energii:

$$E_{y}(f) = |H(f)|^{2} \cdot E_{x}(f)$$

Dla procesu losowego:

$$E_{\hat{y}}(f) = \left| H(f) \right|^2 \cdot E_{\hat{x}}(f)$$

Podobnie dla funkcji widmowej gestości mocy:

$$P_{y}(f) = |H(f)|^{2} \cdot P_{x}(f)$$

$$P_{\hat{y}}(f) = |H(f)|^2 \cdot P_{\hat{x}}(f)$$



Modulacja dwuwstęgowa z falą nośną:

$$y(t) = A \cdot [1 + m \cdot x(t)] \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t + \varphi_0)$$

Dla: $\varphi_0 = 0$

$$y(t) = A \cdot [1 + m \cdot x(t)] \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t)$$

Zatem:

$$y(t) = A \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t) + A \cdot m \cdot x(t) \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t)$$

... i w dziedzinie Fouriera:

$$Y(f) = \frac{A}{2} \cdot \left(\delta(f + f_0) + \delta(f - f_0) \right) + \frac{A \cdot m}{2} \cdot X(f - f_0) + \frac{A \cdot m}{2} \cdot X(f + f_0)$$



Modulacja dwuwstęgowa bez fali nośnej:

$$y(t) = A \cdot x(t) \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t + \varphi_0)$$

Często przyjmuje się, że: $\varphi_0 = 0$

wtedy:

$$Y(f) = \frac{A}{2} \cdot \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) \cdot \left(e^{j \cdot 2 \cdot \pi \cdot (f_0 - f) \cdot t} + e^{-j \cdot 2 \cdot \pi \cdot (f_0 + f) \cdot t} \right) dt$$

Zatem ostatecznie w dziedzinie Fouriera:

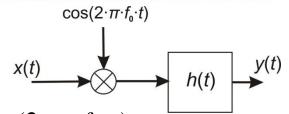
$$Y(f) = \frac{A}{2} \cdot X(f - f_0) + \frac{A}{2} \cdot X(f + f_0)$$



Modulacja dwuwstęgowa bez fali nośnej

W tym przypadku przyjmujemy: $h(t) = \delta(t)$

czyli: H(f) = 1

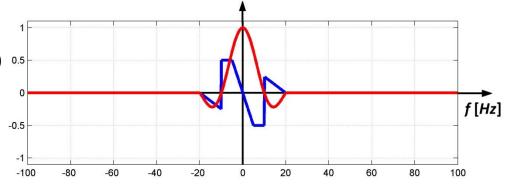


$$y(t) = x(t) \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t) * \delta(t) = x(t) \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t)$$

Widmo

rzeczywiste

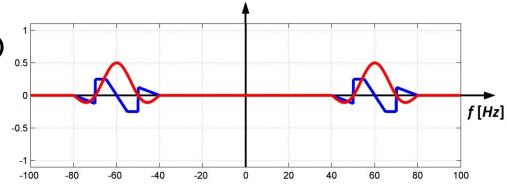
i urojone dla x(t) 0.5



Widmo

rzeczywiste

i urojone dla y(t)

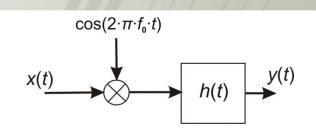




Modulacja jednowstęgowa

W tym przypadku przyjmujemy (a):

$$H(f) = 1 - \Pi\left(\frac{f}{2 \cdot f_0}\right)$$



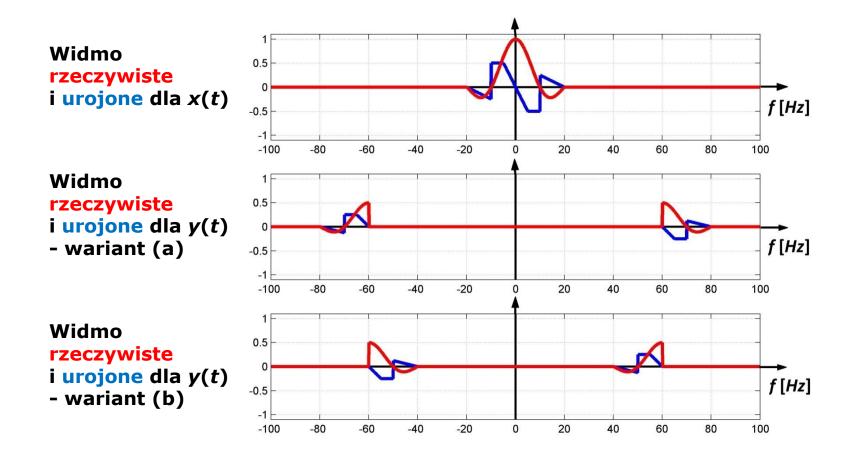
$$h(t) = \delta(t) - 2 \cdot f_0 \cdot \text{sinc}(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t)$$

$$H(f) = \Pi\left(\frac{f}{2 \cdot f_0}\right)$$

$$h(t) = 2 \cdot f_0 \cdot \text{sinc}(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t)$$



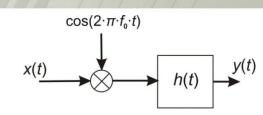
Modulacja jednowstęgowa





Modulacja jednowstęgowa

$$y(t) = h(t) * [x(t) \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t)] = \text{podstawmy wariant (a)}$$



$$= \left[\delta(t) - 2 \cdot f_0 \cdot \operatorname{sinc}(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t) \right] * \left[x(t) \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t) \right] =$$

$$= x(t) \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t) - \left[\frac{1}{2} \cdot x^H(t) \cdot \sin(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t) + \frac{1}{2} \cdot x(t) \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t) \right]$$

$$y(t) = \frac{1}{2} \cdot x(t) \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t) - \frac{1}{2} \cdot x^H(t) \cdot \sin(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t)$$

Gdyby przyjąć filtr (b):

$$H(f) = \Pi\left(\frac{f}{2 \cdot f_0}\right)$$

$$X^H(f) = -j \cdot \operatorname{sgn}(f) \cdot X(f)$$

to otrzymalibyśmy:

$$y(t) = \frac{1}{2} \cdot x(t) \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t) + \frac{1}{2} \cdot x^H(t) \cdot \sin(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t)$$



Sygnał zmodulowany:

Modulacja ta jest nieliniowa!

$$y(t) = \cos(\varphi(t))$$

$$y(t) = \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t + \varphi_0 + x(t) \cdot P)$$

$$P \in (0, 2 \cdot \pi)$$

Przykładowo dla sygnału dwustanowego (ang. PSK):

Phase Shift Keying

$$x(t) = \sum_{n=n_0}^{+\infty} a_n \cdot \Pi\left(\frac{t - n \cdot T}{T}\right)$$
$$a_n \in \{0,1\}$$



Przykład PSK:

dla *P=π*

$$x(t) = \sum_{n=0}^{+\infty} a_n \cdot \Pi\left(\frac{t - n \cdot T}{T}\right)$$

$$a_n \in \{0,1\}$$

Metoda bezpośrednia:

$$y_0(t) = \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t + \varphi_0)$$

Czyli jak to zapisać?

$$y_1(t) = \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t + \varphi_0 + \pi)$$

Metoda różnicowa:

$$x_{d}(t) = \sum_{n=n_{0}}^{+\infty} b_{n} \cdot \Pi\left(\frac{t-n \cdot T}{T}\right)$$

$$b_{n} \in \{0,1\}$$

$$b_n = \begin{cases} 1 & dla & a_n \neq a_{n-1} \\ 0 & dla & a_n = a_{n-1} \end{cases}$$

 $|\varphi_0| = 0$

Często przyjmuje się:



Przykład PSK:

Rozważmy następujący sygnał:

$$x(t) = \sum_{n = -\infty}^{+\infty} a_n \cdot \Pi\left(\frac{t - n \cdot T - 1/2}{T}\right)$$

$$a_n \in \{0,1\}$$

Zakładając dodatkowo, że:

$$a_n = \begin{cases} 1 & dla & n \ge 0 \\ 0 & dla & n < 0 \end{cases}$$

W takim przypadku sygnał zmodulowany może być opisany następująco:

$$y(t) = u(t) \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t + \pi) + u(-t) \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t)$$



Kontynuacja przykładu:

$$y(t) = u(t) \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t + \pi) + u(-t) \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t)$$

$$\cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t + \pi) = \cos\left(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot \left(t + \frac{\pi}{2 \cdot \pi \cdot f_0}\right)\right) \implies t_0 = -\frac{\pi}{2 \cdot \pi \cdot f_0}$$

$$Y(f) = U(f) * \left[\frac{1}{2} \cdot \left(\delta(f + f_0) + \delta(f - f_0) \right) \cdot e^{+j \cdot \pi} \right] + U(-f) * \left[\frac{1}{2} \cdot \left(\delta(f + f_0) + \delta(f - f_0) \right) \right]$$

$$U(f) = \frac{1}{2} \cdot \delta(f) - j \cdot \frac{1}{2 \cdot \pi \cdot f}$$

$$e^{+j \cdot \pi} = e^{-j \cdot \pi} = -1$$

$$Y(f) = -\frac{1}{4} \cdot \left(\delta(f + f_0) + \delta(f - f_0) \right) + j \cdot \left(\frac{1}{4 \cdot \pi \cdot (f + f_0)} + \frac{1}{4 \cdot \pi \cdot (f - f_0)} \right) + \frac{1}{4} \cdot \left(\delta(f + f_0) + \delta(f - f_0) \right) + j \cdot \left(\frac{1}{4 \cdot \pi \cdot (f + f_0)} + \frac{1}{4 \cdot \pi \cdot (f - f_0)} \right) = j \cdot \left(\frac{1}{2 \cdot \pi \cdot (f + f_0)} + \frac{1}{2 \cdot \pi \cdot (f - f_0)} \right)$$

$$= j \cdot \left(\frac{1}{2 \cdot \pi \cdot (f + f_0)} + \frac{1}{2 \cdot \pi \cdot (f - f_0)} \right)$$
57



Kontynuacja przykładu: (inny sposób wyliczenia widma)

$$y(t) = u(t) \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t + \pi) + u(-t) \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t)$$

•

$$y(t) = -\operatorname{sgn}(t) \cdot \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t)$$

$$Y(f) = -\left[-j \cdot \frac{1}{\pi \cdot f}\right] * \left[\frac{1}{2} \cdot \left(\delta(f + f_0) + \delta(f - f_0)\right)\right] = j \cdot \left[\frac{1}{2 \cdot \pi \cdot (f + f_0)} + \frac{1}{2 \cdot \pi \cdot (f - f_0)}\right]$$

Jak widać, w widmie nie ma częstotliwości nośnej!



Jeszcze jedno spojrzenie na PSK z dwustanowym sygnałem prostokątnym:

$$x(t) = \sum_{n = -\infty}^{+\infty} a_n \cdot \Pi\left(\frac{t - n \cdot T}{T}\right)$$

$$a_n \in \{0,1\}$$

Oznaczmy przez A zbiór indeksów n, dla których $a_n=1$, wtedy możemy wprowadzić dwa sygnały pomocnicze:

$$x_1(t) = \sum_{k \in \mathbf{A}} \Pi\left(\frac{t - k \cdot T}{T}\right) = x(t)$$

$$x_2(t) = \sum_{k \notin \mathbf{A}} \Pi\left(\frac{t - k \cdot T}{T}\right) = 1 - x(t)$$

Zatem sygnał zmodulowany:

$$y(t) = \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t + \pi) \cdot x(t) + \cos(2 \cdot \pi \cdot f_0 \cdot t) \cdot (1 - x(t))$$

... można go zatem zinterpretować jako sumę dwóch sygnałów, których nośne różnią się fazą o π, zmodulowanych amplitudowo:

$$y(t) = y_1(t) + y_2(t)$$

Ta interpretacja umożliwia wyciąganie wniosków, co do widma sygnału zmodulowanego PSK.



Modulacja częstotliwości

Sygnał zmodulowany:

$$y(t) = \cos(\varphi(t))$$

$$2 \cdot \pi \cdot f(t) = \frac{d}{dt} \varphi(t) = 2 \cdot \pi \cdot f_0 + 2 \cdot \pi \cdot K \cdot x(t) = 2 \cdot \pi \cdot (f_0 + K \cdot x(t))$$

$$y(t) = \cos \left(2 \cdot \pi \cdot (f_0 \cdot t + K \cdot \int_0^t x(\tau) d\tau) + \varphi_0 \right)$$

$$\varphi_0 = 0$$

$$f(t) = \frac{1}{2 \cdot \pi} \cdot \frac{d}{dt} \varphi(t) = f_0 + K \cdot x(t)$$



Modulacja częstotliwości

Przykład (ang. FSK):

Frequency Shift Keying

$$x(t) = \sum_{n = -\infty}^{+\infty} a_n \cdot \Pi\left(\frac{t - n \cdot T}{T}\right)$$
$$a_n = \pm 1$$

Dla $a_n = +1$, $K = \Delta f$ (dewiacja częstotliwości):

$$y_{+1}(t) = \cos(2 \cdot \pi \cdot (f_0 + \Delta f) \cdot t)$$

Dla a_n =-1, K= Δf :

$$y_{-1}(t) = \cos(2 \cdot \pi \cdot (f_0 - \Delta f) \cdot t)$$

Widmo lokalne zawiera tylko te dwie częstotliwości:

$$f_G = f_0 + \Delta f$$
$$f_D = f_0 - \Delta f$$



Modulacja częstotliwości

Jeszcze jedno spojrzenie na FSK z dwustanowym sygnałem prostokątnym:

$$x(t) = \sum_{n = -\infty}^{+\infty} a_n \cdot \Pi\left(\frac{t - n \cdot T}{T}\right)$$
$$a_n \in \{-1, 1\}$$

Oznaczmy przez A zbiór indeksów n, dla których $a_n=1$ oraz prze B zbiór indeksów, dla których $a_n=-1$, wtedy:

$$x_1(t) = \sum_{k \in \mathbf{A}} \Pi \left(\frac{t - k \cdot T}{T} \right)$$

$$x_2(t) = \sum_{k \in \mathbf{B}} \Pi \left(\frac{t - k \cdot T}{T} \right)$$

Zatem sygnał zmodulowany:

$$y(t) = \cos(2 \cdot \pi \cdot (f_0 + \Delta f) \cdot t) \cdot x_1(t) + \cos(2 \cdot \pi \cdot (f_0 - \Delta f) \cdot t) \cdot x_2(t)$$

... można go zatem zinterpretować jako sumę dwóch sygnałów zmodulowanych amplitudowo:

$$y(t) = y_1(t) + y_2(t)$$

Ta interpretacja umożliwia wyciąganie wniosków, co do widma sygnału zmodulowanego FSK.



Zapraszam na ćwiczenia ... lub do laboratorium...