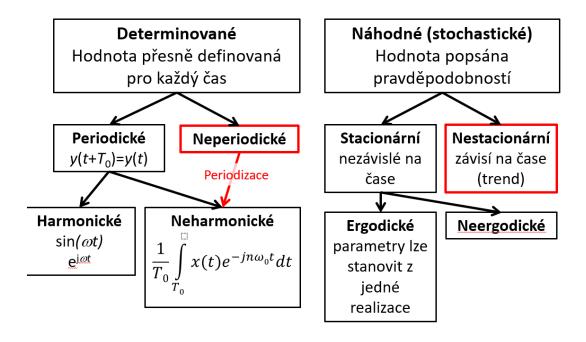
I10 - Spektrální analýza číslicových signálů a převzorkování. (Základy zpracování signálů)

## Základní dělení – z pohledu determinovanosti



### Vzájemná energie

## Energie:

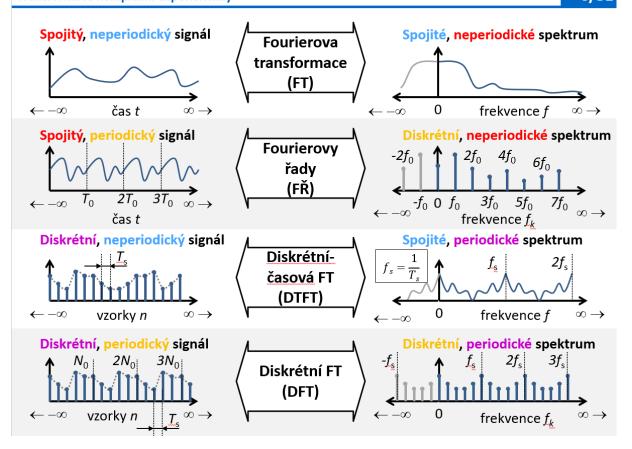
$$E=\int_{-\infty}^{\infty}|x(t)|^2dt=\int_{-\infty}^{\infty}|x(t)\cdot x(t)^*|dt;$$
 (\*komplexně sdružené)

## Vzájemná energie dvou signálů:

 interakce mezi signály a jejich komponentami

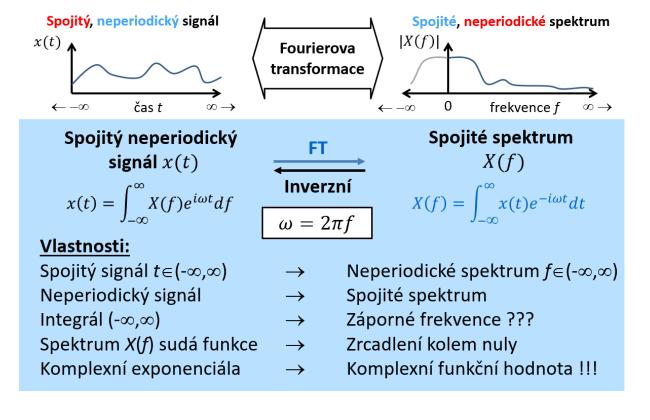
$$E_{xy} = \int_{-\infty}^{\infty} |x(t) \cdot y(t)^*| dt$$

Jak si to představit? 
$$E_z = \int_{-\infty}^{\infty} |z(t)|^2 dt$$
 
$$E_z = \int_{-\infty}^{\infty} |z(t)|^2 dt$$



# Fourierova transformace 7/31

#### Obecná Fourierova transformace (FT)

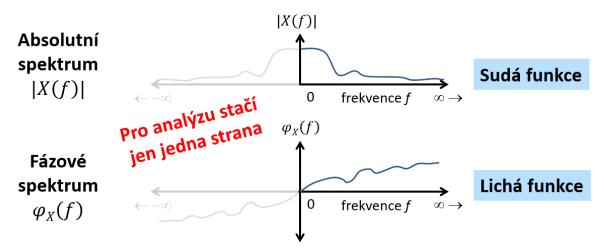


Fourierova transformace 8/31

#### Symetrie spektra $f \in (-\infty, \infty)$

$$X(f) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t)e^{-i\omega t}dt \qquad \omega = 2\pi f$$

frekvence ortogonální funkce  $2\pi ft \ \epsilon(-\infty,\infty)$ 

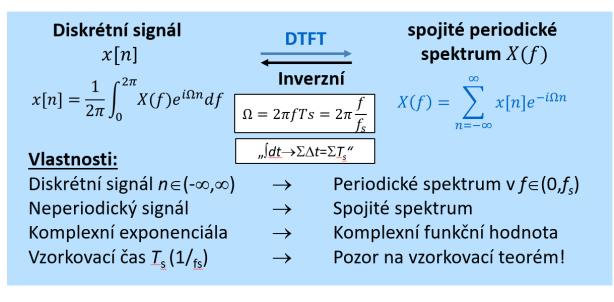


Diskrétní v čase Fourierova transformace (DTFT)

14/31

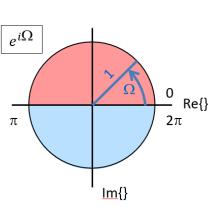
#### Diskrétní v čase Fourierova transformace (DTFT)





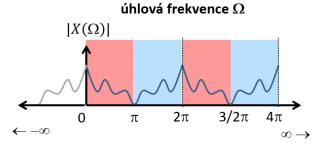
## Diskrétní signál → periodické spektrum

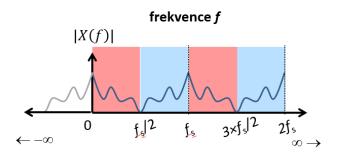




$$\Omega = 2\pi f T s = 2\pi \frac{f}{f_s}$$

$$T_s = \frac{1}{f_s}$$

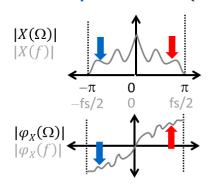




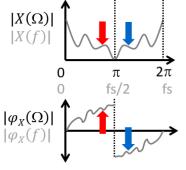
Diskrétní v čase Fourierova transformace (DTFT)

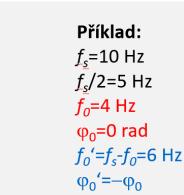
16/31

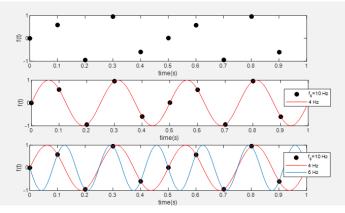
# Periodické spektrum $\Omega \epsilon(-\pi,\pi) + k2\pi, k\epsilon\mathbb{Z}$



Ekvivalentní zobrazení





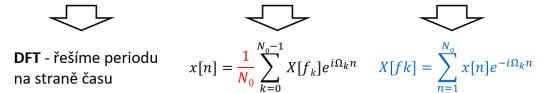


## Různá definice normalizace periody mezi DTF↔IDTF

FT - neřešíme periodu: 
$$x(t) = \int_{-\infty}^{\infty} X(f)e^{i\omega t}df$$
  $X(f) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t)e^{-i\omega t}dt$ 

$$\begin{split} \mathbf{F}\ddot{\mathbf{K}} - \check{\mathbf{r}} e\check{\mathbf{s}} & \text{ime periodu} \\ \text{na straně spektra} \end{split} \qquad \widetilde{x_n}(t) = \sum_{k=0}^n c[f_k] e^{ik\omega_0 t} \qquad c[fk] = \frac{1}{T_0} \int_0^{T_0} \!\! x(t) e^{-ik\omega_0 t} dt \end{split}$$

**DTFT** - řešíme periodu na straně času 
$$x[n] = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} X(f) e^{i\Omega n} df$$
  $X(f) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x[n] e^{-i\Omega n}$ 



## Věty o Fourierově transformaci

**Linearita**: 
$$\mathcal{F}\{\lambda_x x(t) + \lambda_y y(t)\} = \mathcal{F}\{\lambda_x x(t)\} + \mathcal{F}\{\lambda_y y(t)\}$$

Modulace: 
$$\mathcal{F}\{x(t) \cdot \cos(\omega_c t)\} = \frac{1}{2}X(\omega - \omega_c) + \frac{1}{2}X(\omega + \omega_c)$$

$$|X(f)| \longrightarrow 1$$

$$|X(f)| \longrightarrow 0$$

$$|X(f)| \longrightarrow 0$$

$$|X(f)| \longrightarrow 0$$

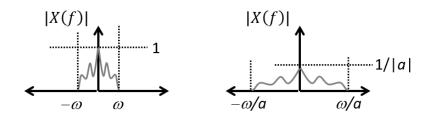
$$|X(f)| \longrightarrow 0$$

Posun v čase:  $\mathcal{F}\{x(t-td)\} = X(\omega)e^{-i\omega td}$ Posun v čase  $\leftrightarrow$  posun fáze ve spektru

## Věty o Fourierově transformaci

Změna časového měřítka: 
$$\mathcal{F}\{x(a\cdot t)\}=\frac{1}{|a|}X\left(\frac{\omega}{a}\right)$$

Zkrácení času ↔ zvětšení frekvence



Komplexní sdružení: 
$$\mathcal{F}\{x(t)^*\} = X(-\omega)$$

Pro Re{} signály ↔ bez změny, symetrické spektrum v 0

**Konvoluce:**  $\mathcal{F}\{x(t) * y(t)\} = X(\omega) \cdot Y(\omega)$ Konvoluce v čase  $\leftrightarrow$  skalární násobení spekter Filtrace v čase  $\leftrightarrow$  váhování spektra

# Parsevalova rovnost:

$$\mathcal{F}\left\{\int_{-\infty}^{\infty}|x(t)|^2dt\right\} = \frac{1}{2\pi}\int_{-\infty}^{\infty}|X(\omega)|^2d\omega$$
 Energie Výkonová spektrální hustota

Energie signálu = Energie spektra

## Signály z praxe, digitální zpracování a Fourierova transformace

## Biologické signály, měření přírodních jevů apod.

Spojitý, neperiodický signál

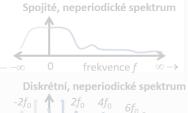
- diskrétní
- neperiodický

finitní

 $n \notin (-\infty, \infty)$  $n \in (1, N)$ 



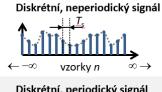




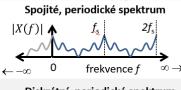


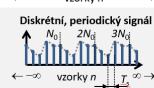
požadavky:  $n \in (-\infty, \infty)$ požadavky:

perioda  $N_0$ 

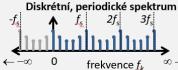






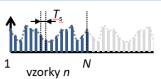




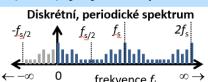


## Periodizace:

# Budeme předstírat, že finitní signál $n \in (1, N)$ je jedna perioda







$$x[n] = \sum_{k=0}^{N-1} X[f_k] e^{i\Omega_k n}$$

$$X[fk] = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^{N} x[n]e^{-i\Omega_k n}$$

Počet vzorků v "periodě" N

→ Počet spektrálních čar *K=N* 

Vzorkovací čas  $T_s$  (1/ $f_s$ )

Pozor na vzorkovací teorém!

Zrcadlení ve spektru

 $\rightarrow f_{\underline{k}}' = f_{\underline{s}} - f_{\underline{k}} \quad \varphi_{\underline{k}}' = -\varphi_{\underline{k}}$ 

## Omezení prosakování

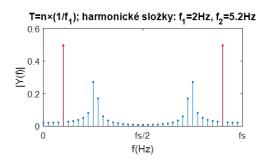
#### Délkou segmentu

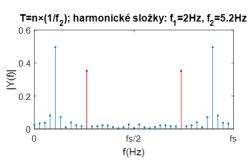
- · Celý násobek periody harmonické
- Pro úzkopásmový signál
- V praxi pouze vyjímečně

#### Př.: f<sub>s</sub>=20 Hz

Zajímá nás 2 Hz složka  $T_0$ =0.5s  $\rightarrow N = r \cdot T_0 \cdot fs; r \in \mathbb{N}^+$  r=4  $\rightarrow T$ =2s  $\rightarrow N$ =40

Zajímá nás 5.2 Hz složka 
$$T_0$$
=0,1923 s  $\rightarrow$   $N=r\cdot T_0\cdot fs; r\in \mathbb{N}^+$   $r$ =10  $\rightarrow$   $T$ =1,9231s  $\rightarrow$   $N$ =38



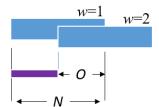


Spektrum 12/28

1

# **Časová segmentace**

- Délka signálu M
- Délka segmentu N
- Negativní překryv ${\cal O}$
- $O \in (0, N-1) \in \mathbb{N}^{\square}$



M

# Segment signálu

$$\begin{aligned} y_w &= y[m] \\ m &\in \langle 1 + (N-O)(w-1); \ wN - O(w-1) \rangle \\ w &\in \langle 1, floor\left[ (M-N)/(N-O) \right] + 1 \rangle \end{aligned}$$

Počet segmentů

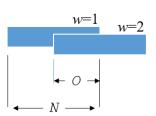
#### **V MATLAB**

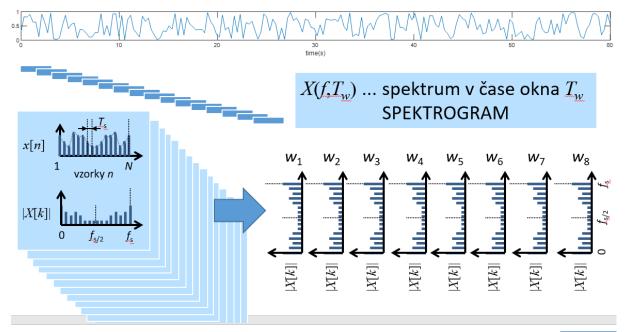
M=length(y);
start=1:N-O:M-N+1;
stop=start+N-1;
w=1;
yw=y(start(w):stop(w));
Tw=t(start(w)); % čas začátku segmentu

Spektrum 13/28

#### **Spektrogram**

- signál rozdělen do w časových oken délky N
- okna se mohou překrývat o O
- DFT pro každý segment





Spektrum 22/28

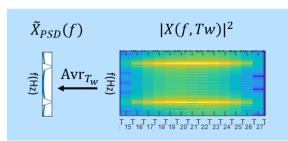
#### **Odhad PSD**

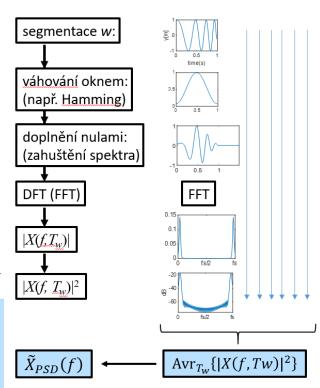
V literatuře často neodlišují "PSD" a "odhad PSD"

#### Výpočet odhadu PSD

#### (Welchova metoda):

- Časová segmentace
- Váhování oknem
- · Doplnění nulami
- FFT
- Kvadrát modulu spektra
- Průměr přes všechny segmenty
- $\widetilde{X}_{PSD}(f) = \operatorname{Avr}_{T_w}\{|X(f, Tw)|^2\}$



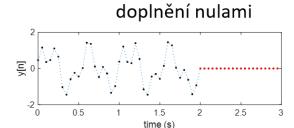


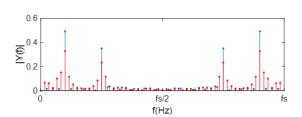
Spektrum 24/28

#### Shrnutí

#### Zahuštění spektra:

- Za signál vložíme nulové vzorky
- Nezmění se energie
- Zvýší se počet spektrálních čar
- Nepřidává informaci
- Užitečné pro porovnávání signálů s různým  $f_s$  nebo segmentací
- Optimalizace pro FFT: 2<sup>n</sup> vzorků



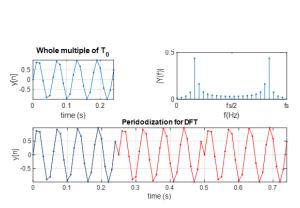


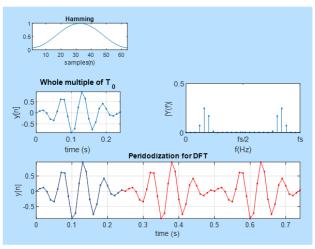
Spektrum 25/28

#### Shrnutí

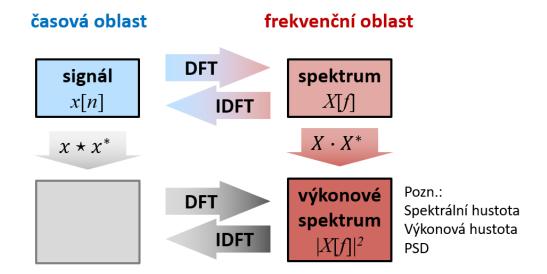
#### Prosakování:

- Vzniká při periodizaci signálu pro DFT
- Nespojitost mezi periodami → vyšší harmonické složky
- <u>Váhováním</u> oknem minimalizujeme nespojitosti
- Rozmazání spektra <u>heterodynním</u> mísením





## DSP čtyřúhelník



#### Převzorkování

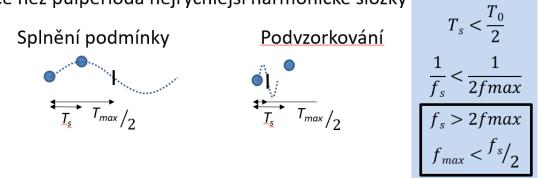
## Vzorkovací teorém

## Rekonstrukce signálu

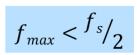
• mezi naměřenými hodnotami očekáváme spojité proložení



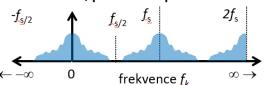
 pro rekonstrukci signálu se musí mezi dva sousední vzorky vejít více než půlperioda nejrychlejší harmonické složky



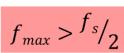
#### Vzorkovací teorém

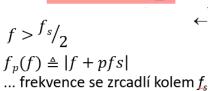


#### Diskrétní, periodické spektrum



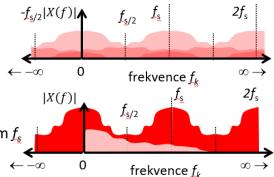
#### Nedodržení teorému





v jiné periodě spektra p

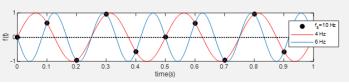
#### Diskrétní, periodické spektrum



# Aliasing

#### Příklad nejednoznačného vyjádření frekvence→ 6Hz složka se přičte ke 4Hz

$$f_s$$
=10 Hz  
 $f_s$ /2=5 Hz  
 $f_0$ =6 Hz  
 $f_N(f_0)$ =4 Hz



# Převzorkování (resampling)

#### Změna vzorkovacího kmitočtu

Ekvidistantní (rovnoměrné) vzorkování

#### **Decimace**

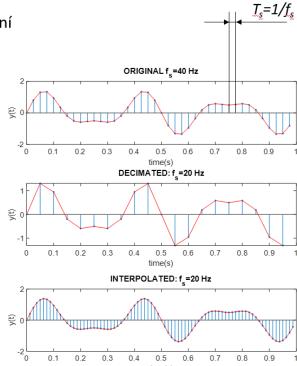
- Snížení vzorkovacího kmitočtu
- Vynechání vzorků

#### Interpolace

- Zvýšení vzorkovacího kmitočtu
- Proložení hodnot

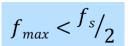
#### Proč převzorkovávat?

- snížení datového toku při nevyužití celého frekvenčního pásma 0÷f<sub>x</sub>/2
- sjednocení signálů s různou f<sub>s</sub>
- převzorkování na 2<sup>N</sup> (FFT)

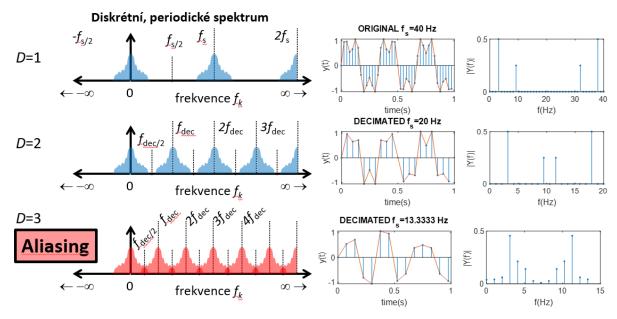


#### **Decimace**

- Snížení vzorkovacího kmitočtu
- Decimační faktor  $D = \frac{f_s}{f_{dec}}; D \in \mathbb{Z} (1,2,3,...)$



• Výběr každého D-tého vzorku

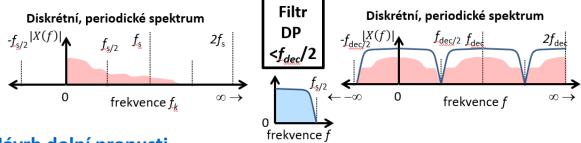


#### **Decimace**

- Decimační faktor  $D = \frac{f_s}{f_{dec}}$
- $f_{dec} = \frac{f_s}{D}$  , tj. nová vzorkovací frekvence

 $D \in \mathbb{Z} \ (1,2,3,\dots)$  D společným násobkem  $f_{\rm s}$  a  $f_{\rm dec}$  (celočíselně dělitelné)

# Anti-aliasing

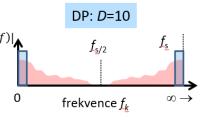


# Návrh dolní propusti

- Ideální DP  $f_0 = f_{dec}/2$  (nemožné)
- Optimálně  $f_0 = (0,3 \div 0,4) f_{dec}$  (konečná strmost)
- FIR (kauzální, lineární fáze, stabilní) x[n]Decimace  $R \times$ Anti-aliasing DP:  $f_{DP} << \frac{f_s}{2D}$ Decimace: x[n]  $f_{dec} = \frac{f_s}{D}$

#### Decimační faktor

- Decimační faktor  $D = \frac{f_s}{f_{dec}}$ ;  $D \in \mathbb{Z}$  (1,2,3, ...)
- Stupeň decimace limitován návrhem anti-aliasing DP
- D>10 (obtížný návrh) velmi úzký propustný lalok

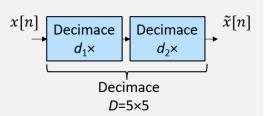


## Postupná decimace pro R>10

- Postupně decimovat s d<sub>k</sub><10
- $D = \prod_k d_k$ ;  $d \in \mathbb{Z} (1,2,3,...)$

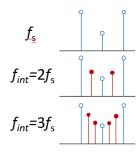
Př.: Invazivní EEG obsahuje složky až 1 kHz. Kvůli analýze zpoždění mezi kanály se vzorkuje 16 kHz. Pro vizuální on-line hodnocení postačí frekvence do 200 Hz. Datový tok při plné vzorkovacím kmitočtu je pro on-line režim výpočetně náročný a zahlcuje datovou síť během streamu. Decimujte signál pro potřeby on-line streamu.

$$f_s$$
=16 kHz  
 $f_{max}$ =200 Hz  
 $f_{dec}$ =3· $f_{max}$ (vzorkovací teorém + rezerva)  
 $D$ =16.000/600=26,7 ( $D \notin \mathbb{Z}$ , společný násobek ???)  
**Hledáme násobky (<10) a zároveň dělitele**  $f_s$ :  
\$\displais\$5×5=25 ( $f_{dec}$ =640 Hz)  
\$\displais\$9×3=27 ( $f_{dec}$ =592.59 Hz)



## Interpolace

- Zvýšení vzorkovacího kmitočtu
- Interpolační faktor  $I = \frac{f_{int}}{f_s}$ ;  $I \in \mathbb{Z}$  (1,2,3, ...)
- Mezi každý vzorek vložíme (I-1) hodnot

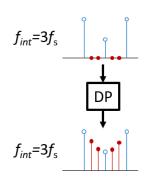


# **Implementace**

- DSP expandér
- Mezi vzorky vložíme (I-1) nul

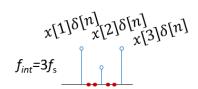
• 
$$y[n] = \begin{cases} x[n/I] & n = I, 2I, ... \\ 0 & \text{jinde} \end{cases}$$

Filtrace dolní propustí FIR: <u>sinc</u>(2πf<sub>s</sub>/2)
 Digital to Analog <u>Converter</u> (DAC)

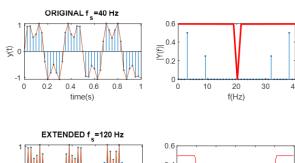


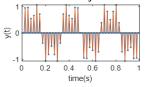
Co? Jak to funguje?

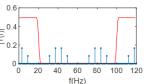
## **Implementace**

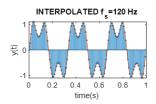


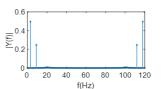
- Mezi vzorky vložíme (I-1) nul
- Použijeme dolní propust  $f_{DP}=f_s/2$
- + zesílení (kompenzace energie signálu - Parsevalova rovnost)
- Výsledek filtrace signál s omezeným spektrem







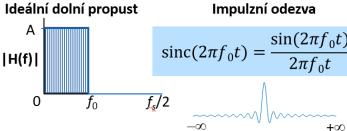




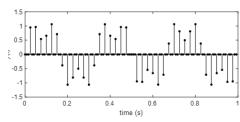
## Rekonstruční dolní propust

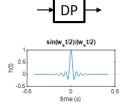
**Reconstruction filter** Anti-imaging filter Digital to analog converter (DAC)

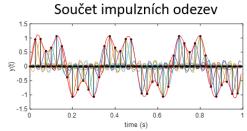




$$f_0=f_s/_2$$
 ... vzorkovací kmitočet před interpolací  ${
m sinc}(2\pi f_0 t)=rac{\sin(2\pi f_0 t)}{2\pi f_0 t}$ 







## Převzorkování v neceločíselném poměru

#### Největší společný dělitel K

mezi vstupním a výstupním vzorkovacím kmitočtem

### Určíme faktory

- $D=f_{in}/K$
- $I=f_{out}/K$

#### Interpolace + Decimace

- Interpolujeme na  $I \cdot f_{\mathrm{in}}$
- Decimujeme na  $\frac{I \cdot f_{in}}{D}$

$$R = \frac{I}{D}$$

#### Převzorkování a filtrace

#### Odstranění extrémně pomalých složek

- izolinie: půlčlánkový potenciál na elektrodě, pohybové artefakty, tepelný drift senzorů a zesilovačů, ...
- filtrace horní propustí (HP), mezní kmitočet  $f_0$ =0.05 Hz
- Jak navrhnout filtr, když f<sub>s</sub>>>>f<sub>0</sub>? (možná FIR obrovského řádu)

#### Řešení:

- od signálu odečteme izolinii
- izolinie (dolní propust): stejný problém s návrhem filtru
- decimace (malé fs)
- · návrh DP, filtrace: izolinie
- interpolace (původní fs)
- · odečtení signálu a izolinie

