

# ISS Projekt 2021/2022

## 1 ZÁKLADY

Signál byl načten pomocí `wavfile.read` a následně vynormován maximální hodnotou datového typu `int` do rozsahu  $<-1, 1>$ . Délka signálu v sekundách byla vypočítána jako podíl počtu vzorků signálu a vzorkovací frekvence. Minimum a maximum signálu bylo zjištěno funkcemi `min` a `max`.

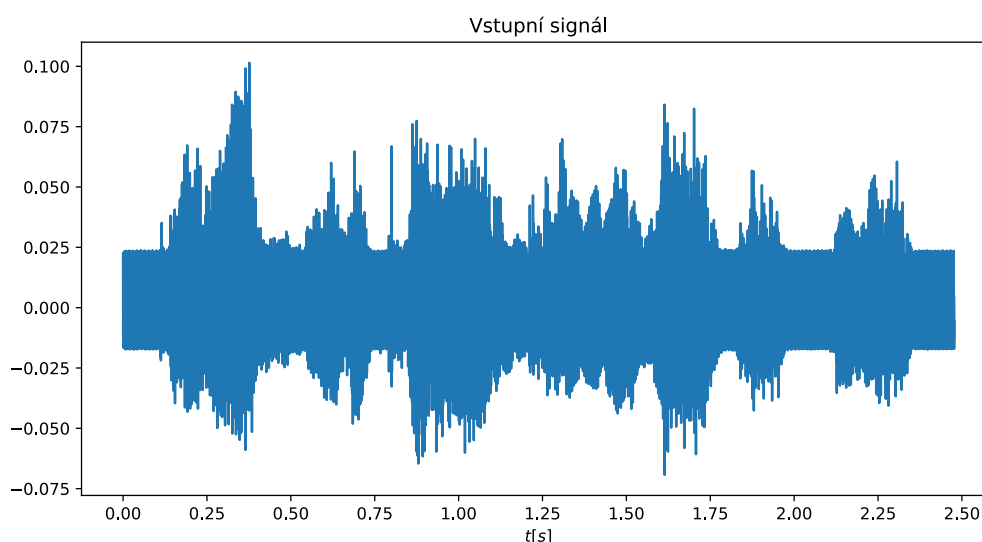
Výsledky:

Délka signálu ve vzorcích: 39629 vzorků

Délka signálu v sekundách: 2.4768125 s

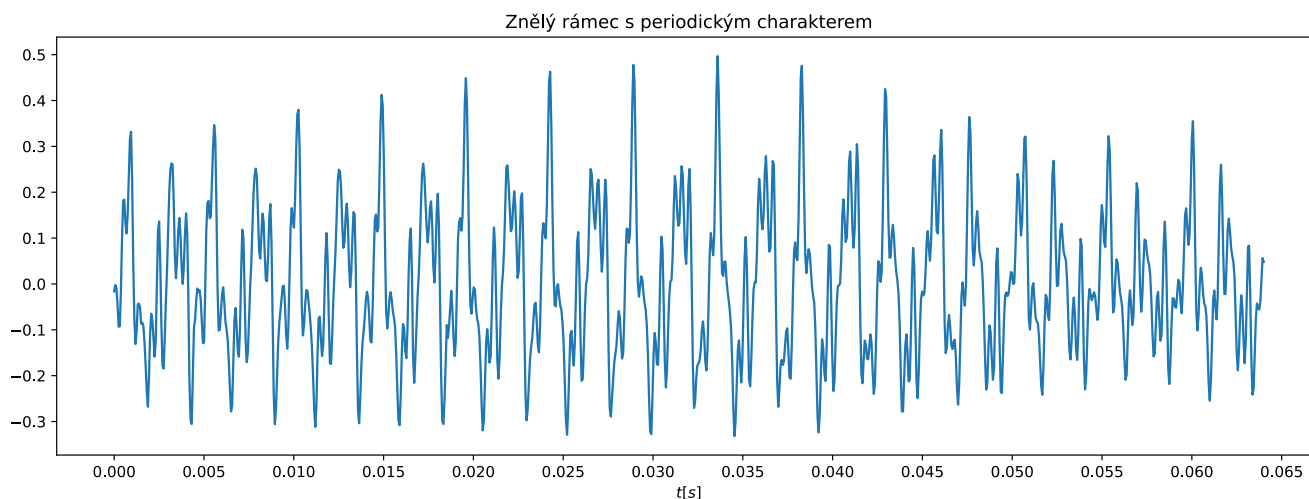
Maximální hodnota: 0.101470947265625

Minimální hodnota: -0.06927490234375



## 2 PŘEDZPRACOVÁNÍ A RÁMCE

Jako pěkný rámec s periodickým charakterem jsem zvolil rámec s indexem 43. Znělost rámce jsem pro jistotu dodatečně ověřil vytvořením audio souboru a následným poslechem nahrávky.



### 3 DFT

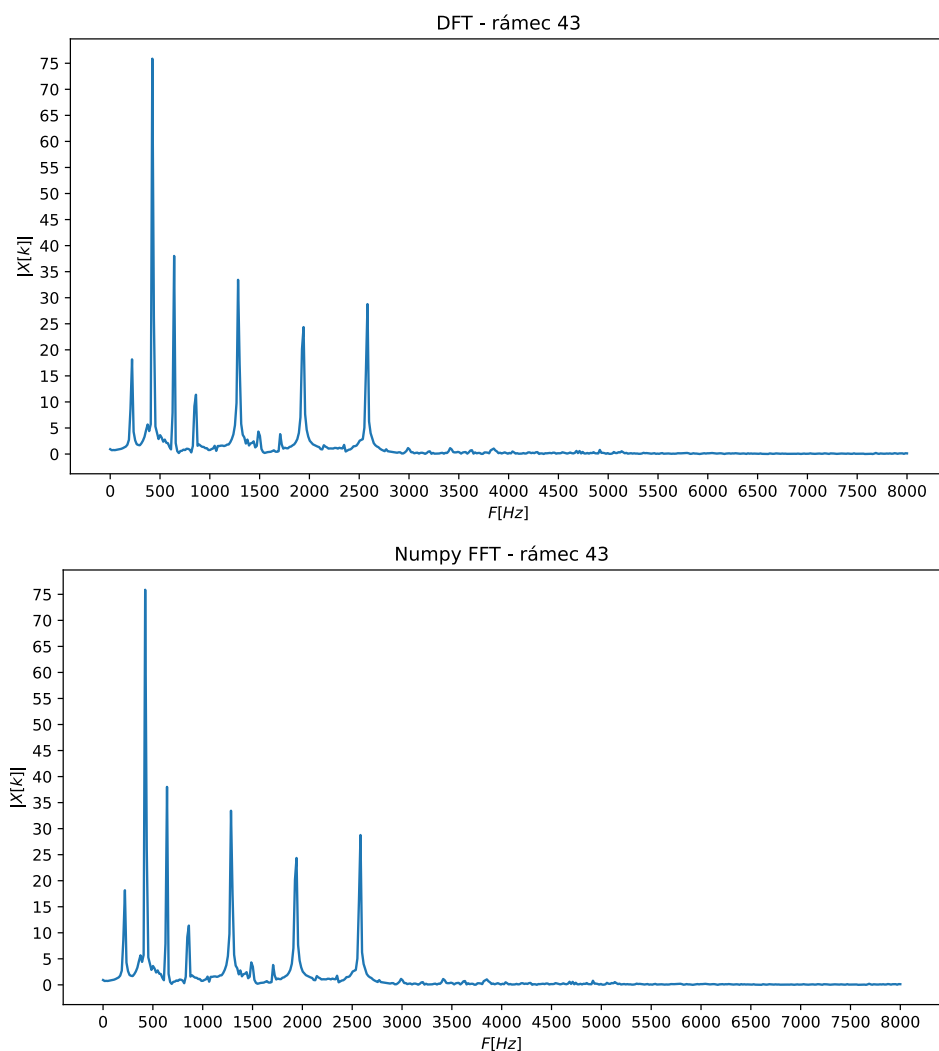
Funkce byla implementována na základě algoritmu popsaného v [4].

```
# Vytvoreni komplexniho koeficientu (twiddle factor)
N = 1024
W_N = np.e**(-2j*np.pi/N)

# Vytvoreni matice bazi
TF_matrix = []
for n in range(N):
    col = []
    for k in range(N):
        col.append(W_N**(n*k))
    TF_matrix.append(col)

# DFT jako skalarni soucin matice bazi s vektorem ramce 43
DFT = np.array(TF_matrix).dot(np.array(frames[43]))
```

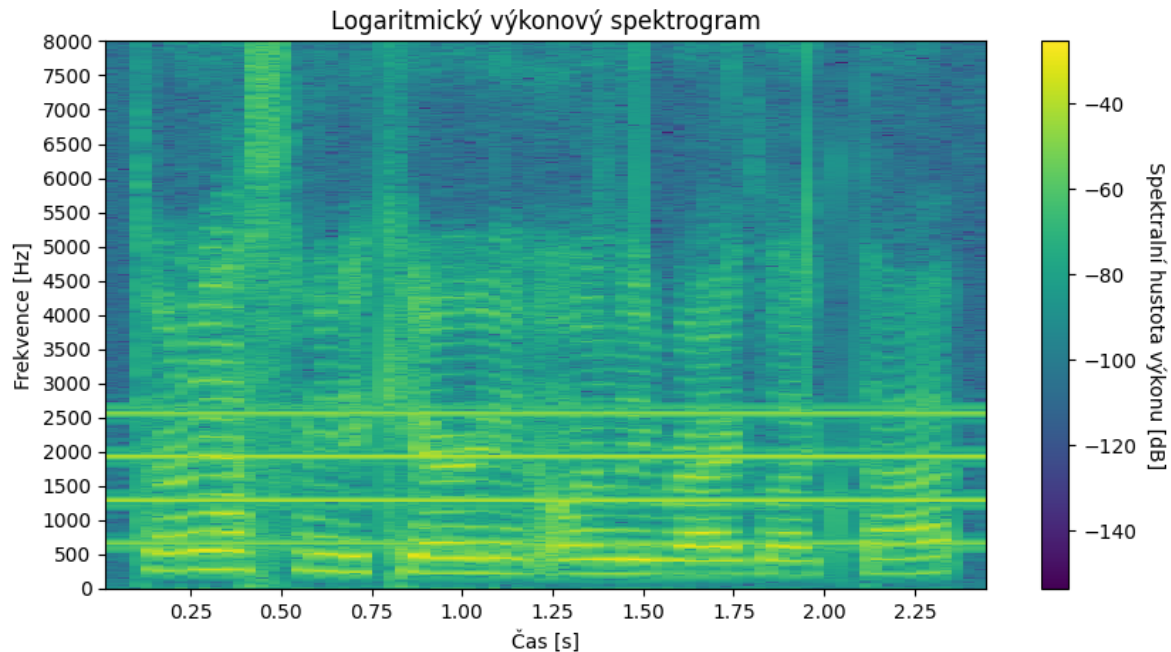
Algoritmus spočívá v tom, že si nejdříve vytvoříme komplexní exponenciálu, jejíž mocninami následně naplníme matici bází. Skalárním součinem matice bází a vektoru námi zvoleného rámce získáme vektor koeficientů DFT.



Na pohled jsou výsledky vlastní implementace DFT a knihovní implementace FFT shodné. Tuto skutečnost jsem ověřil i pomocí funkce `np.allclose`, která shodnost obou výsledků potvrdila.

## 4 SPEKTROGRAM

Spektrogram celého signálu byl vytvořen pomocí funkce `spectrogram` a koeficienty byly následně upraveny podle vzorce uvedeného na ISS stránkách Katky Žmolíkové.



Ve spektrogramu můžeme pozorovat 4 rušivé komponenty – nejlépe jsou vidět na začátku a na konci signálu, protože se zde nevyskytuje hlasová aktivita.

## 5 URČENÍ RUŠIVÝCH FREKVENCÍ

Ze spektrogramu je patrné, že rušivé komponenty mají spektrální hustotu výkonu větší než -50 dB. Pokud tedy vybereme ze spektra v čase 0 pouze tyto frekvence, dostaneme následující hodnoty:

```
frekvence: 640.625 Hz, hodnota: -39.047548 dB, index: 41
frekvence: 656.250 Hz, hodnota: -47.989973 dB, index: 42
frekvence: 1281.250 Hz, hodnota: -40.173255 dB, index: 82
frekvence: 1296.875 Hz, hodnota: -43.770534 dB, index: 83
frekvence: 1921.875 Hz, hodnota: -42.216177 dB, index: 123
frekvence: 1937.500 Hz, hodnota: -41.135650 dB, index: 124
frekvence: 2562.500 Hz, hodnota: -45.482056 dB, index: 164
frekvence: 2578.125 Hz, hodnota: -39.547722 dB, index: 165
```

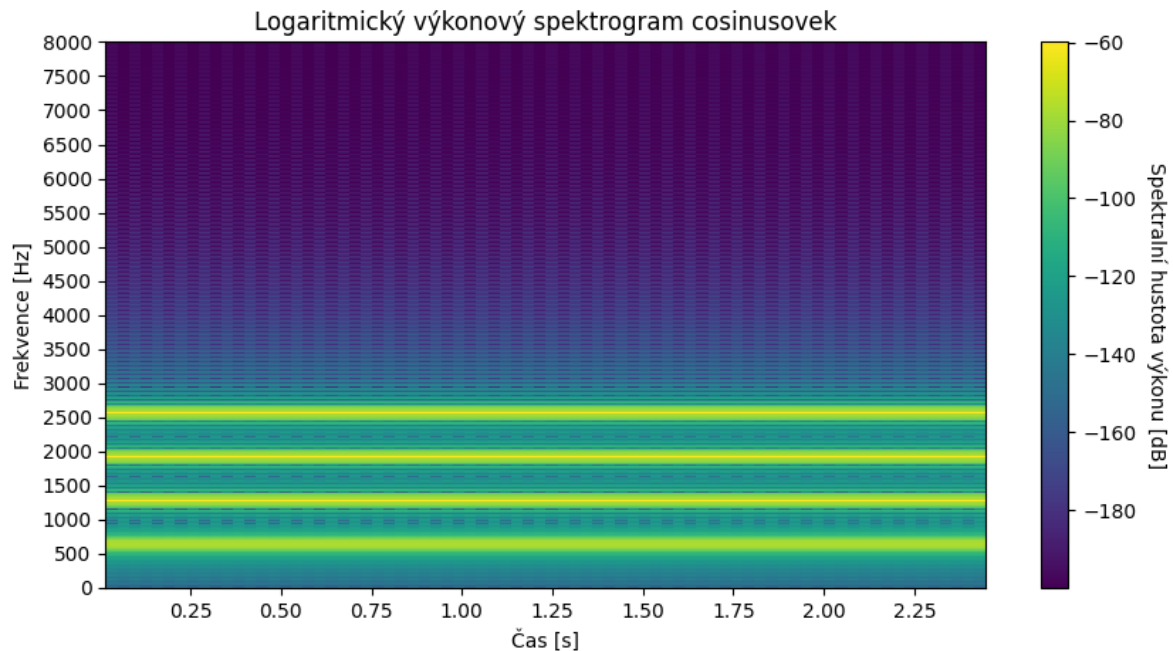
Následně je potřeba vždy vybrat jednu ze dvojice frekvencí s blízkými hodnotami, přičemž jsem zvolil frekvenci s největší spektrální hustotou výkonu (640, 625 Hz) a její násobky.

Výslednými rušivými frekvencemi tedy jsou:

$$f_1 = 640.625 \text{ Hz}, f_2 = 1281.250 \text{ Hz}, f_3 = 1921.875 \text{ Hz}, f_4 = 2562.500 \text{ Hz}$$

## 6 GENEROVÁNÍ SIGNÁLU

Signál byl vygenerován jako součet 4 cosinusovek vynormovaný do rozsahu  $\langle -1, 1 \rangle$ . Audio soubor byl vytvořen funkcí `wavfile.write` za použití délky a vzorkovací frekvence původního signálu. Tato nahrávka však byla velmi hlasitá, takže jsem z grafu původního signálu v části bez hlasové aktivity vyčetl amplitudu signálu a pronásobil jí normovaný signál cosinusovek. Po této úpravě již signál zní stejně jako pískání v původní nahrávce.



Správnost určených frekvencí je patrná i ze spektrogramu cosinusovek, jelikož se rušivé komponenty vyskytují na stejných frekvencích jako ve spektrogramu původního signálu.

## 7 ČISTÍCÍ FILTR – PÁSMOVÉ ZÁDRŽE

Filtr byl navržen jako 4 samostatné pásmové zádrže pro potlačení jednotlivých rušivých frekvencí.

```
# Nyquistova frekvence
nyq = fs/2
sos_1 = []

for i in range(len(freqs)):
    # Vytvoreni hranic zaverneho a propustneho pasma
    pass_min = (freqs[i] - 15 - 50) / nyq
    pass_max = (freqs[i] + 15 + 50) / nyq
    stop_min = (freqs[i] - 15) / nyq
    stop_max = (freqs[i] + 15) / nyq

    # Vytvoreni filtru
    N, Wn = buttord([pass_min, pass_max], [stop_min, stop_max], 3, 40)
    sos_1.append(butter(N, Wn, 'bandstop', False, 'sos'))
```

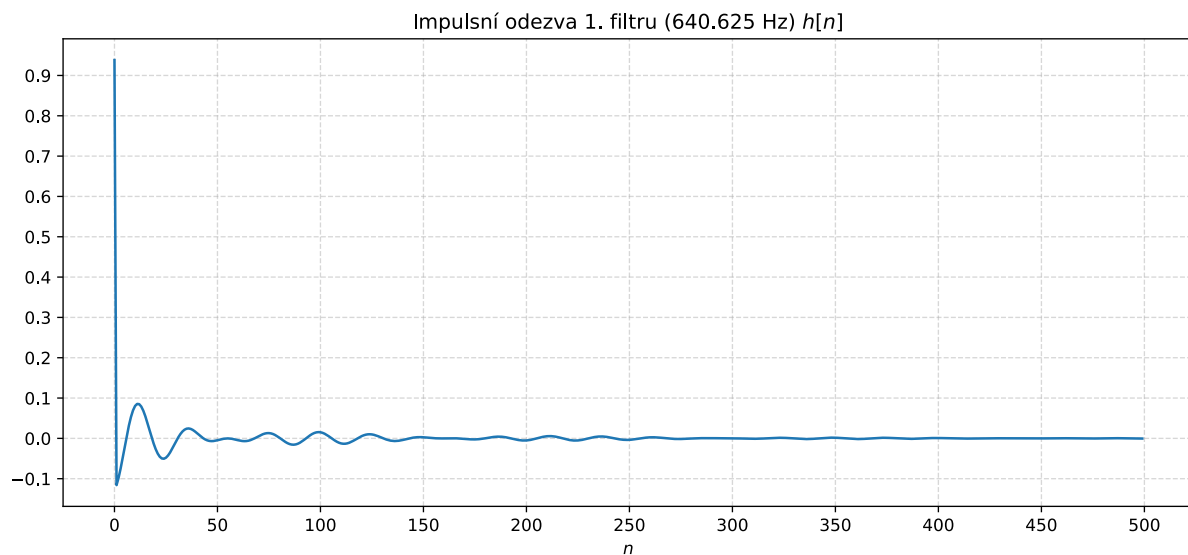
Pro každý filtr jsou nejdříve na základě doporučení v zadání vypočítány hranice zádržného a propustného pásma. Následně pomocí funkce `buttord` zjistíme řád filtru a kritické frekvence, ty jsou poté předány funkci `butter`, která vytvoří SOS reprezentaci filtru. SOS reprezentace byla zvolena, protože je ve `scipy` dokumentaci[2] doporučována z důvodu numerické přesnosti.

Z SOS reprezentace jsou pomocí funkce `sos2tf` zjištěny  $a$  a  $b$  koeficienty filtrů. Impulsní odezvy filtrů jsou získány aplikováním filtru na jednotkový impuls použitím funkce `sosfilt`.

### 1. Filtr - 640.625 Hz

a: 1, -7.62474816, 25.6755607, -49.8603828, 61.06453369, -48.29480685, 24.08850499, -6.92884863, 0.88020176

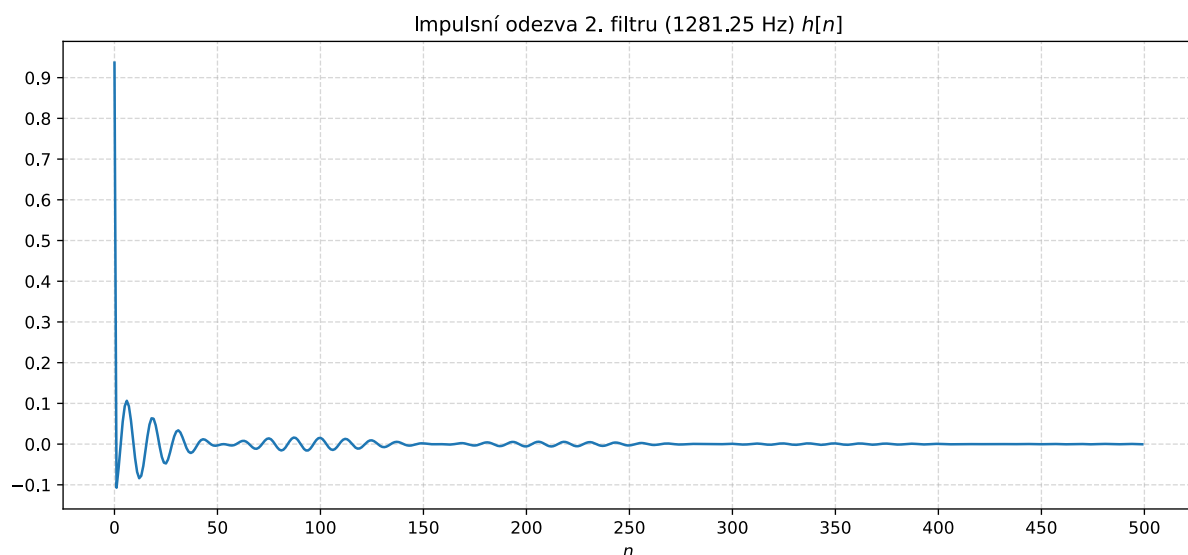
b: 0.93819068, -7.26939929, 24.87486785, -49.08499393, 61.08268408, -49.08499393, 24.87486785, -7.26939929, 0.93819068



### 2. Filtr - 1281.250 Hz

a: 1, -6.89437821, 21.69576196, -40.49910777, 48.94893811, -39.19897907, 20.32514331, -6.25149093, 0.87764641

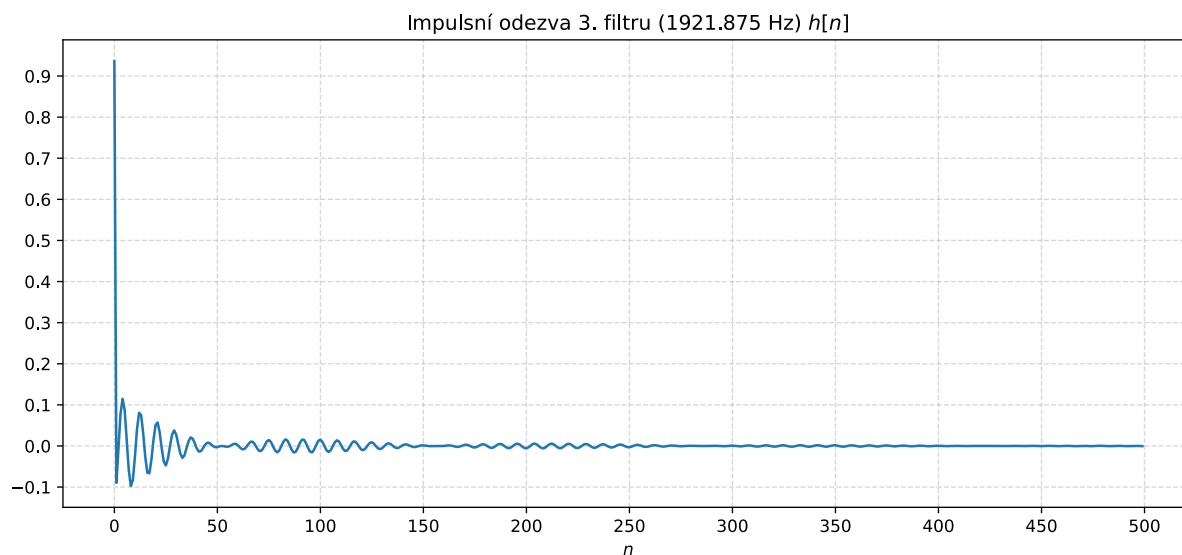
b: 0.93682784, -6.56594341, 21.00432923, -39.85603459, 48.96517566, -39.85603459, 21.00432923, -6.56594341, 0.93682784



## 3. Filtr - 1921.875 Hz

a: 1, -5.73195783, 16.19024618, -28.40661205, 33.67420574, -27.48693596, 15.15887957, -5.19305834, 0.87665471

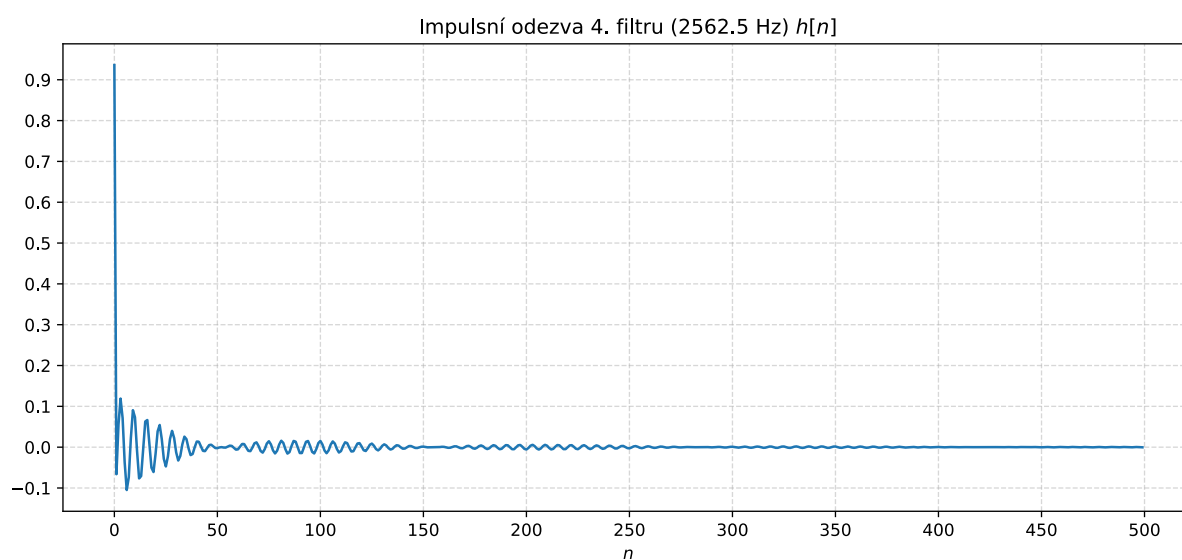
b: 0.93629841, -5.456597, 15.67025827, -27.9526851, 33.68687283, -27.9526851, 15.67025827, -5.456597, 0.93629841



## 4. Filtr - 2562.500 Hz

a: 1, -4.20929553, 10.51261385, -16.87504949, 19.69372153, -16.32592884, 9.83957168, -3.81158701, 0.87605264

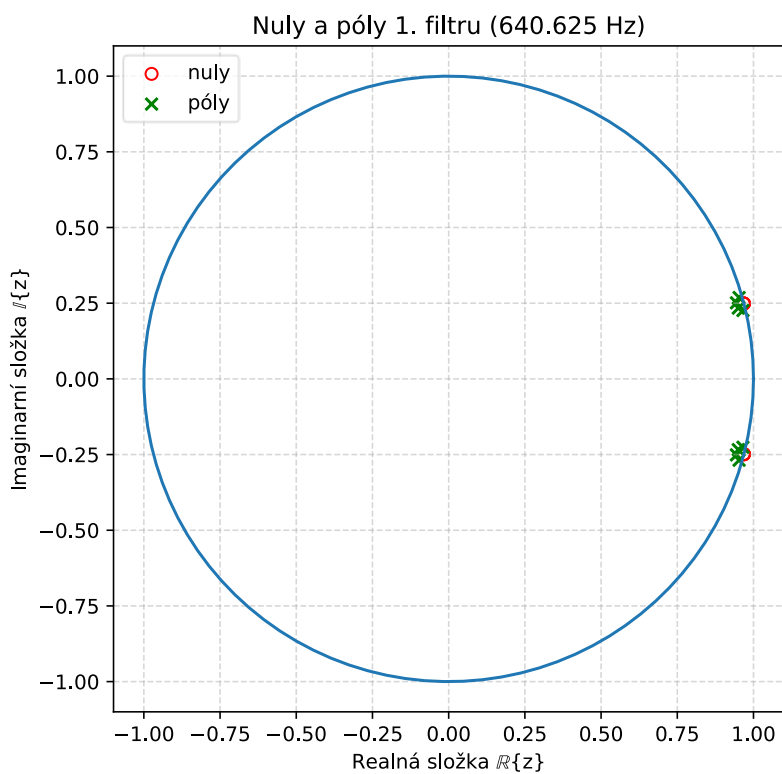
b: 0.93597684, -4.00605612, 10.1737482, -16.60487432, 19.70250962, -16.60487432, 10.1737482, -4.00605612, 0.93597684



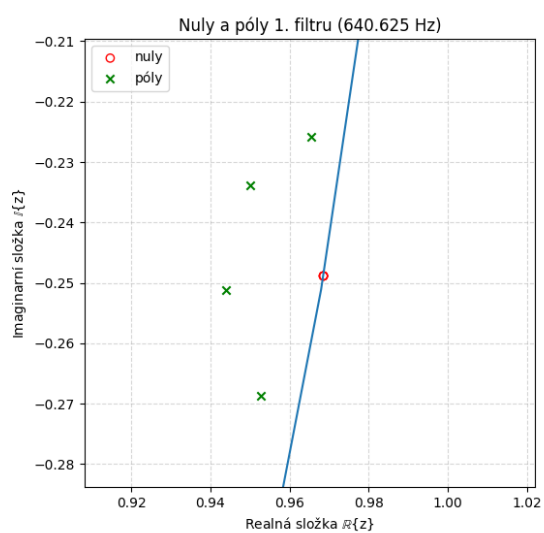
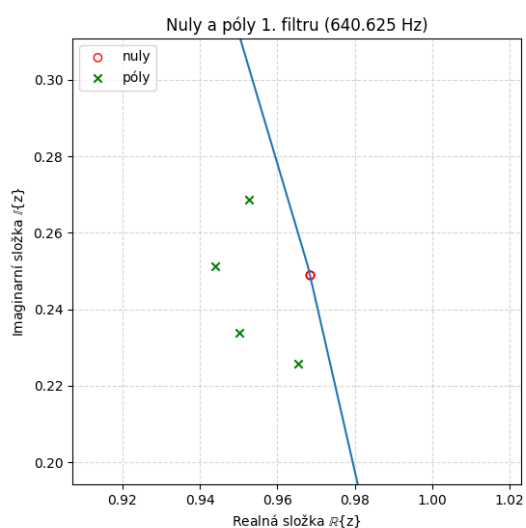
## 8 NULOVÉ BODY A PÓLY

Nuly a póly byly zjištěny z SOS reprezentace filtru pomocí funkce `sos2zpk`.

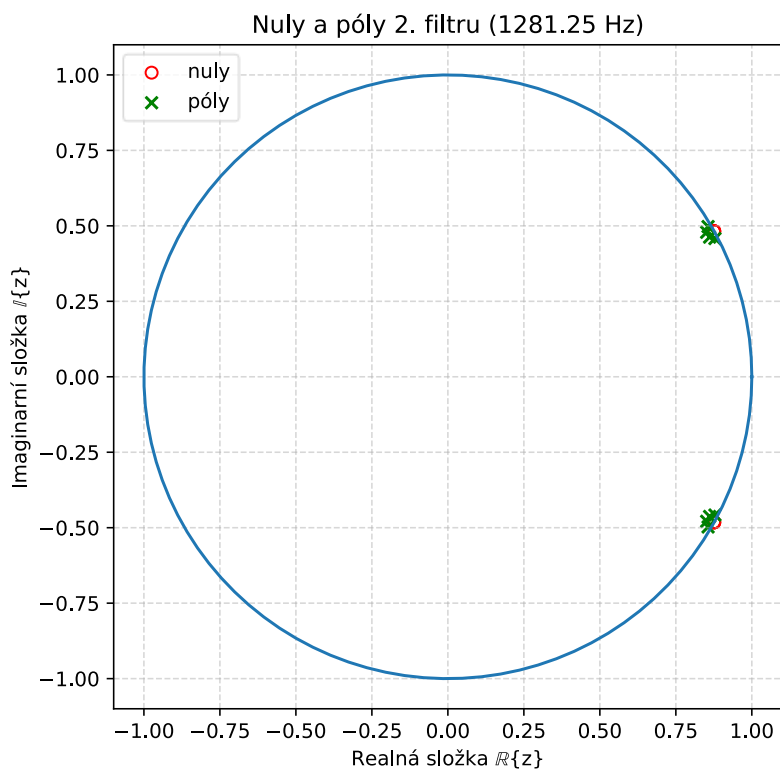
### 1. Filtr - 640.625 Hz



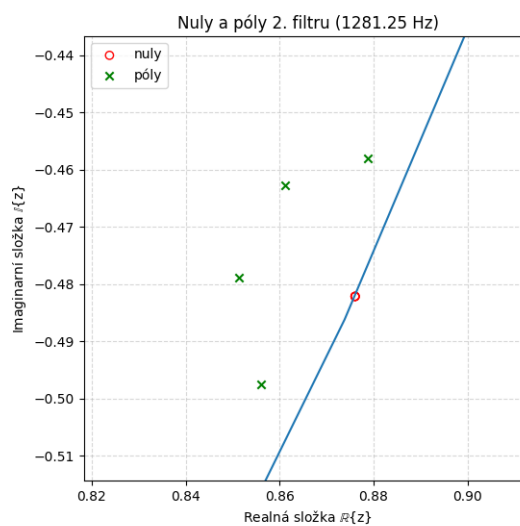
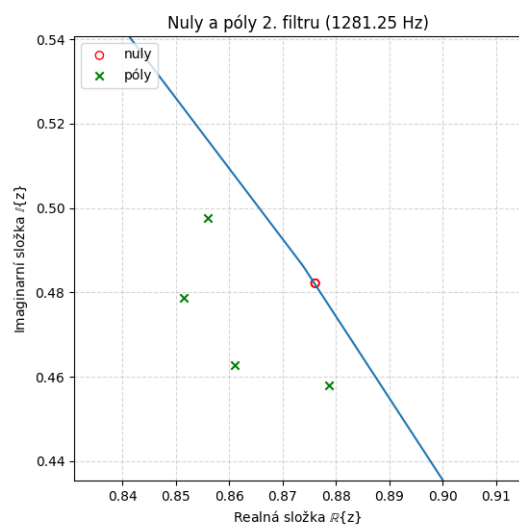
Detailní pohled na nuly a póly:



## 2. Filtr - 1281.250 Hz

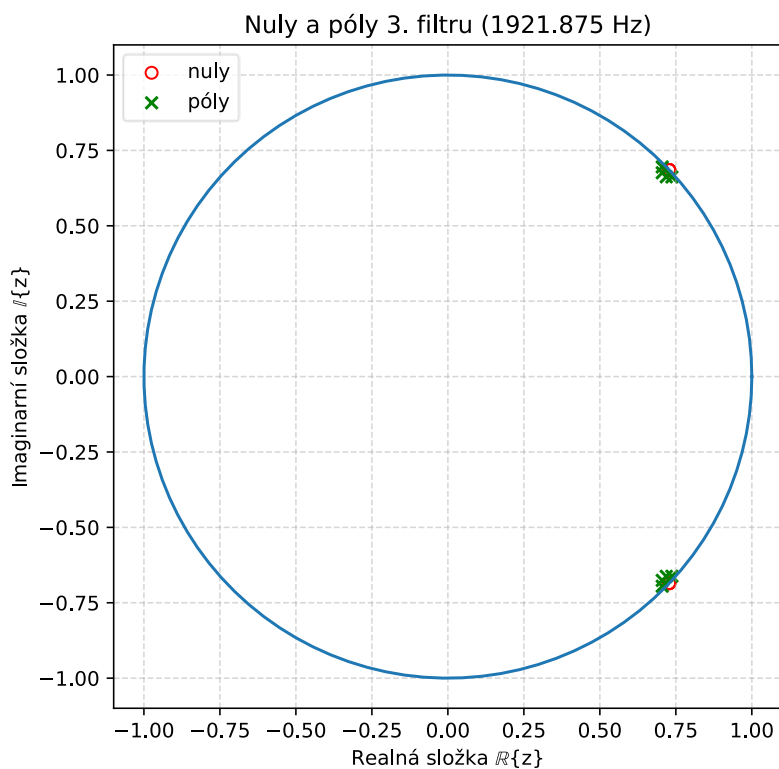


Detailní pohled na nuly a póly:

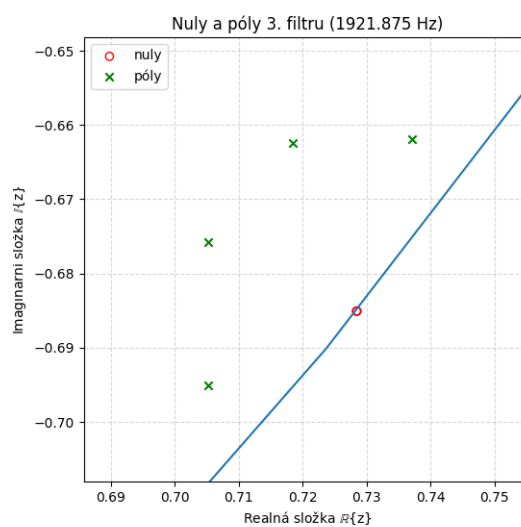
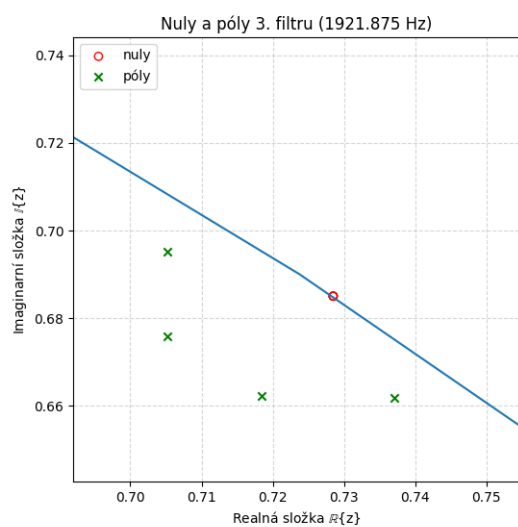




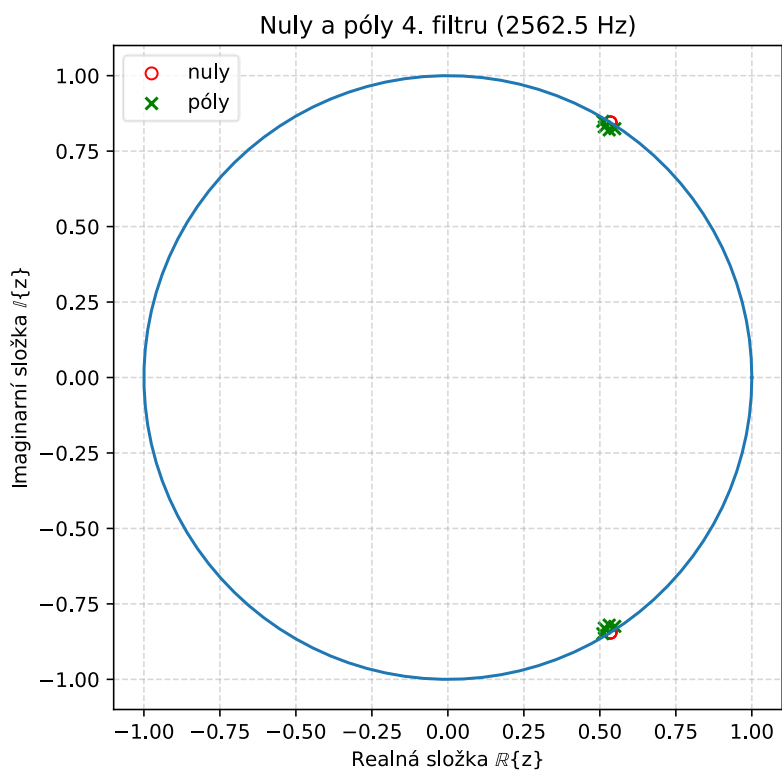
## 3. Filtr - 1921.875 Hz



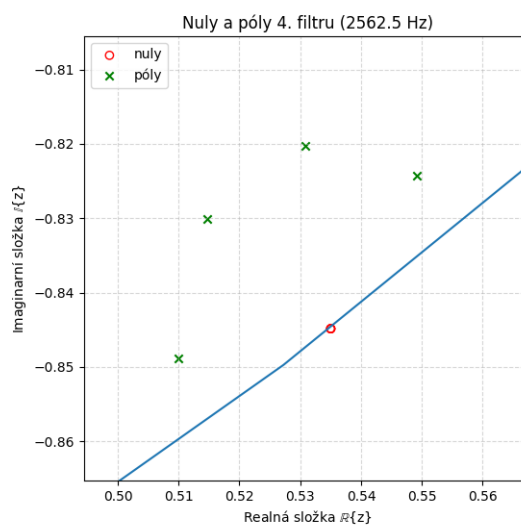
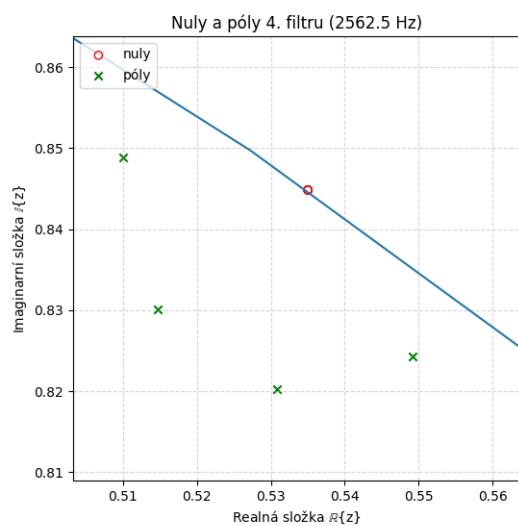
Detailní pohled na nuly a póly:



## 4. Filtr - 2562.500 Hz



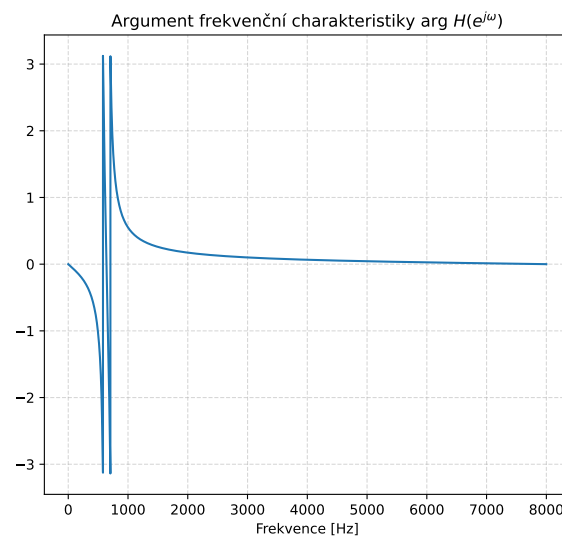
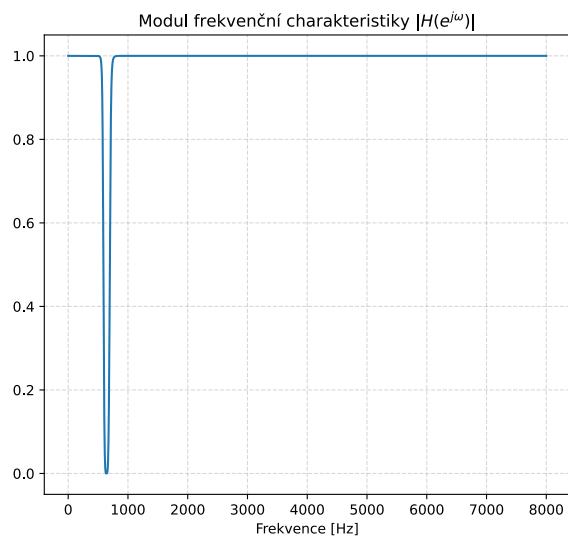
Detailní pohled na nuly a póly:



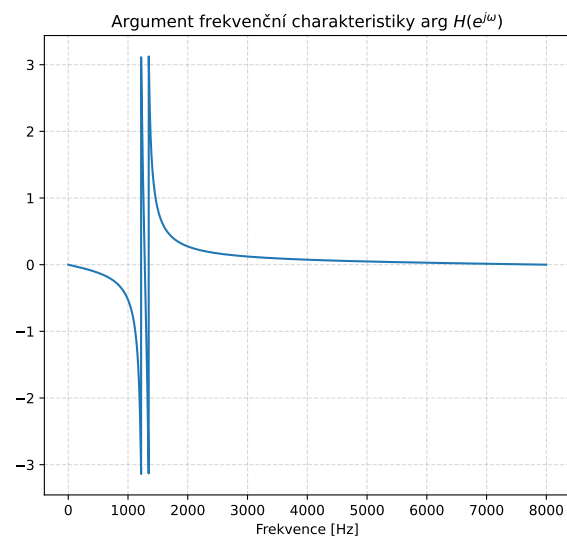
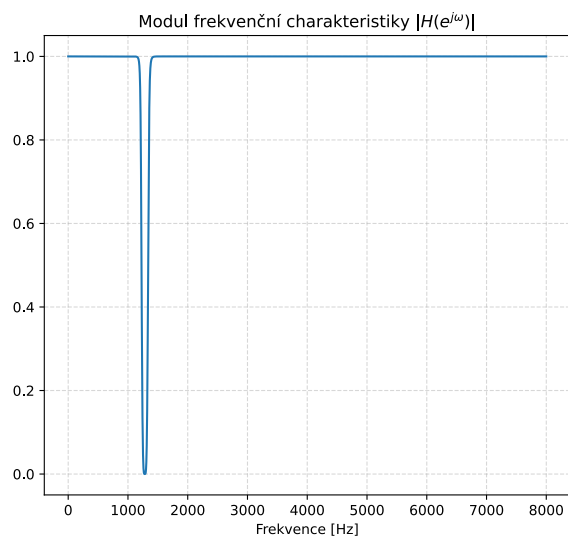
## 9 FREKVENČNÍ CHARAKTERISTIKA

Frekvenční charakteristiky filtrů byly zjištěny z jejich SOS reprezentace pomocí funkce `sosfreqz`.

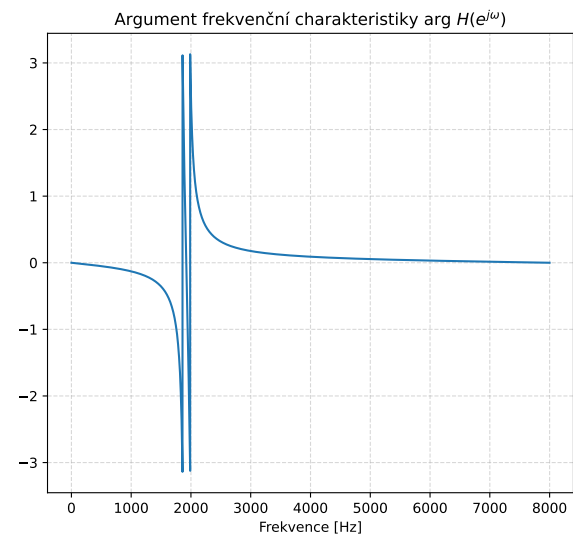
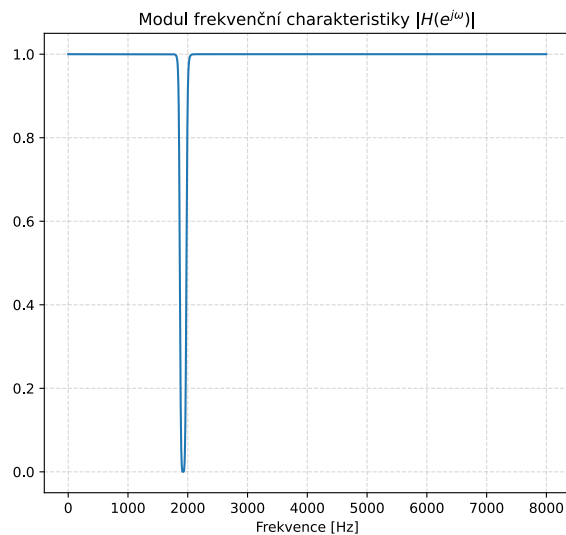
Frekvenční charakteristika 1. filtru (640.625 Hz)



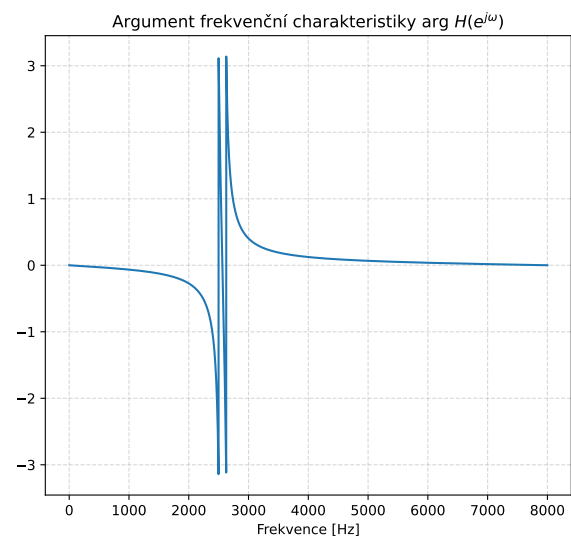
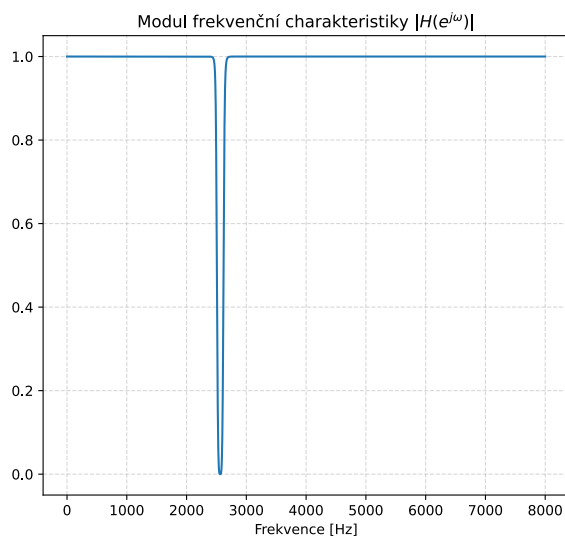
Frekvenční charakteristika 2. filtru (1281.25 Hz)



Frekvenční charakteristika 3. filtru (1921.875 Hz)



Frekvenční charakteristika 4. filtru (2562.5 Hz)



Moduly frekvenčních charakteristik filtrů ukazují, že je rušivý signál potlačován na správných frekvencích. Potlačované frekvence jsou ty, kde se modul frekvenční charakteristiky přibližuje 0 – frekvence v těchto místech jsou opravdu shodné s frekvencemi rušivých signálů.

## 10 FILTRACE

Filtrace signálu byla provedena pomocí funkce `sosfilt` a výsledek uložen podle instrukcí v zadání. Ve výsledné nahrávce již není slyšet žádné pískání a zvuk je čistý. Osobně neslyším ani žádné zkreslení hlasové aktivity, které filtrace způsobila – zkreslení je pravděpodobně velmi malé a moje uši nejsou dostatečně citlivé. Vzhledem k těmto skutečnostem považuji výsledek projektu za úspěšný.

## ZDROJE

---

- [1] Numpy dokumentace - <https://numpy.org/doc/stable/>
- [2] Scipy dokumentace - <https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/>
- [3] Matplotlib dokumentace - <https://matplotlib.org/3.5.1/index.html#>
- [4] Maticové DFT - <https://www.slideshare.net/sarang1689/computing-dft-using-matrix-method>