# Laboratorium Podstaw Cyfrowego Przetwarzania Sygnałów

Protokół z ćwiczenia: Zastosowania

Imię i nazwisko:	Grupa:	Data:
------------------	--------	-------

Martyna Kurbiel	TI2 (zajęcia z grupą TI1 sek.1)	8.12.2020

# Przebieg ćwiczenia:

# Zadanie I – Analiza czasowo-częstotliwościowa sygnału mowy

1. Analiza całego sygnału.

### Przebieg czasowy:

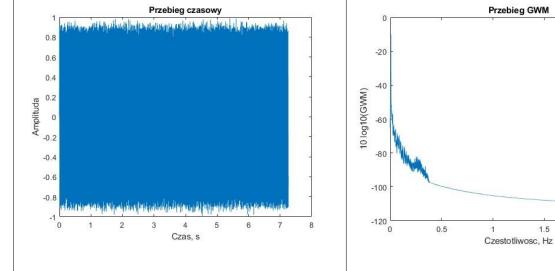
GWM: Przebieg czasowy

2

2.5

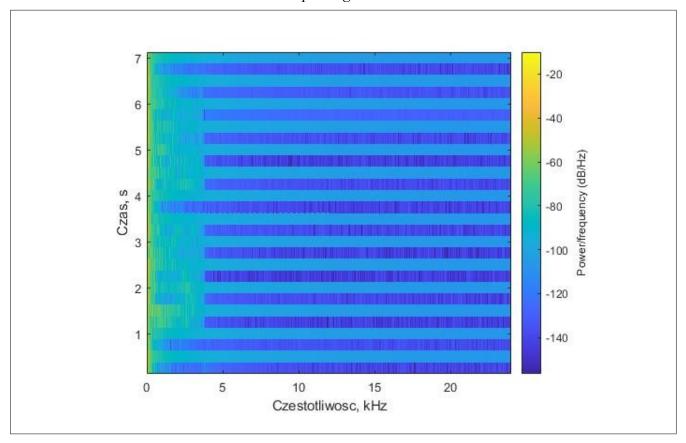
 $\times 10^4$ 

1.5



### 2. Analiza spektrogramu.

### Spektrogram:



### Wnioski:

Z wykresów wnioskuję, że dany sygnał mowy jest niestacjonarny z zakłóceniem stacjonarnym (sinusoida dla częstotliwości f=66Hz) oraz dodatkowo szumem, który jest niestacjonarny. Odwzorowaniem tego w dziedzinie czasu i częstotliwości jest spektrogram. Częstotliwość próbkowania to fp= 48000 Hz. Przebieg czasowy ma charakter znormalizowany (amplituda od -1 do 1).

```
[x2, fp] = audioread('a 8.wav');
N=length(x2);
sound (x2);
%czasowy
Tp=1/fp;
t=(0:Tp:N/fp-Tp)';
figure;
plot(t, x2)
title 'Przebieg czasowy';
xlabel('Czas, s');
ylabel('Amplituda');
%gwm
[X2, f2] = pwelch(x2, fp/2, [], fp/2, fp);
figure;
plot(f2, 10*log10(X2));
title 'Przebieg GWM';
```

```
xlabel('Czestotliwosc, Hz');
ylabel('10 log10(GWM)');

% spektrogram

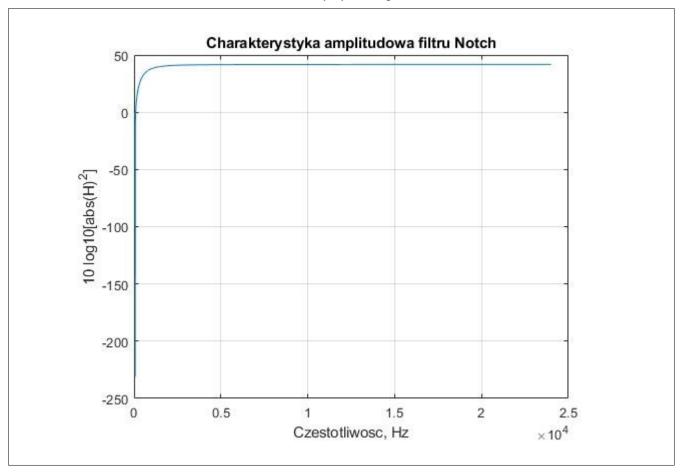
figure;
spectrogram(x2,fp/2,[],fp/2,fp);
xlabel('Czestotliwosc, kHz');
ylabel('Czas, s');
```

# Zadanie II – Filtracja zakłóceń dla sygnału mowy

- 1. Wskazanie 2 typów filtrów najbardziej odpowiednich do filtracji zakłócenia.
- 2. Dobór parametrów filtrów.
- a) filtr 1 typu ... Notch

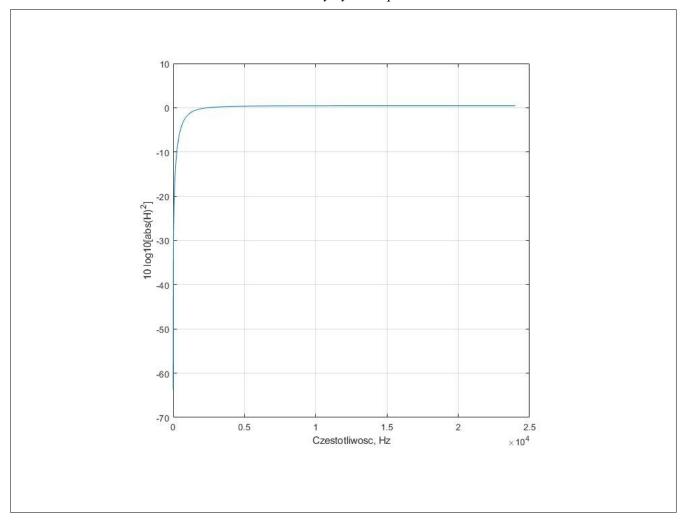
```
Fc = 66; -częstotliwość centralna
a=1.1 -po zwiększeniu a zwiększa się amplituda w paśmie zaporowym
```

### Charakterystyka amplitudowa:

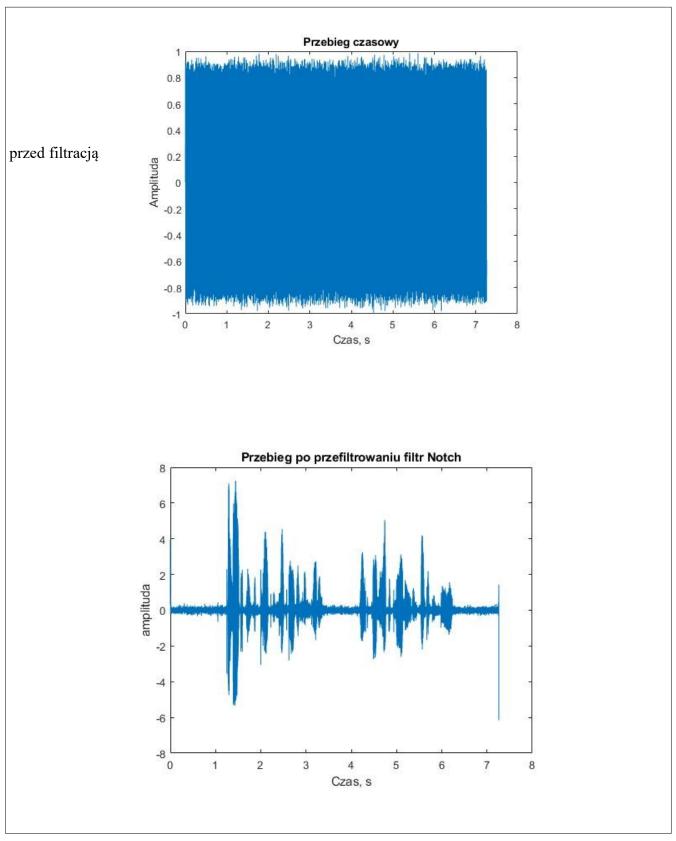


P=0.9 Im większe tym większa amplituda w przebiegu czasowym, węższe pasmo przejściowe, mniejsze tłumienie w paśmie zaporowym.

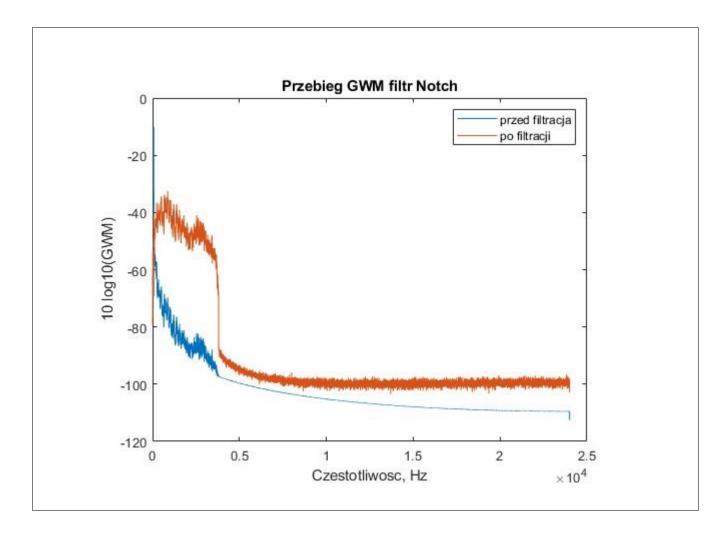
# Charakterystyka amplitudowa:



Porównanie przebiegów czasowych przed i po usunięciu zakłócenia:



Porównanie GWM przed i po usunięciu zakłócenia:

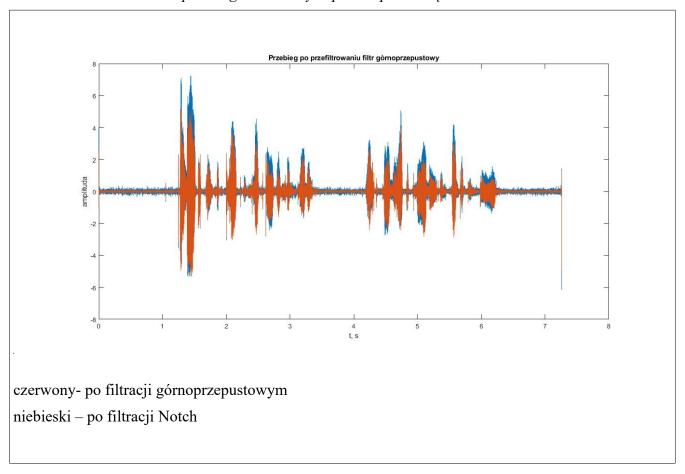


### Wnioski:

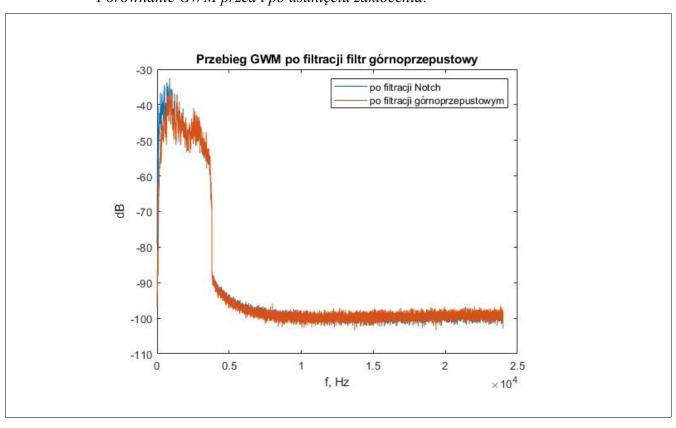
Wybrane filtry: Notch i górnoprzepustowy. Nie można tutaj użyc filtru dolnoprzepustowego ponieważ wtedy nie zostałyby sfiltrowane zakłócenia o niższych częstotliwościach. Po filtracji zakłóceń filtrem typu Notch wykres przebiegu czasowego oraz GWM bardzo się poprawił. Zwiększyły się wartości GWM, natomiast filtr wytłumił zakłocenie dla częstotliwości 66 Hz i GWM tutaj jest mniejsze.

# b) filtr 2 typu ... górnoprzepustowy

# Porównanie przebiegów czasowych przed i po usunięciu zakłócenia:



### Porównanie GWM przed i po usunięciu zakłócenia:



#### Wnioski:

Filtr górnoprzepustowy jeszcze bardziej wytlumił najniższe częstotliwości – GWM, wszystkie wyższe częstotliwości przepuścił zgodnie z założeniami. Zmniejszyła się amplituda w przebiegu czasowym. Jeszcze bardziej poprawił się przebieg czasowy, zakłócenia sfiltrowane i przebieg GWM.

```
%FILTR NOTCH
fc=66;
N=fp;
b=-2*cos(2*pi*fc*Tp);
L2 = [1 - 2*\cos(2*pi*fc/fp) 1];
a = 1.1;
M2 = [a^2 a*b 1];
K = (a^2-2*a*cos(2*pi*fc/fp)+1)/(1-2*cos(2*pi*fc/fp)+1);
y2 = filter(L2, M2, x2);
figure;
plot(t, y2)
title 'Przebieg po przefiltrowaniu filtr Notch';
xlabel('Czas, s');
ylabel('amplituda');
[Y2, f2] = pwelch(y2, fp/2, [], fp/2, fp);
figure;
plot(f1, 10*log10(X2)); %z zakloceniem
hold on
plot(f2, 10*log10(Y2)); %przefiltrowany
title 'Przebieg GWM filtr Notch';
xlabel('Czestotliwosc, Hz');
ylabel('10 log10(GWM)');
[H2, freqz f2] = freqz(L2, M2, fp, fp);
figure
plot(freqz_f2, 10*log10(abs(H2).^2));
xlabel('Czestotliwosc, Hz');
ylabel('10 log10[abs(H)^2]');
title('Charakterystyka amplitudowa filtru Notch')
grid on;
%FILTR górnoprzepustowy
p=0.9;
N=fp;
filtrp=1-p;
L5 = [1 -p] - [0 filtrp];
M5 = [1 -p];
y3 = filter(L5, M5, y2);
figure;
plot(t, y2)
hold on
plot(t, y3)
title 'Przebieg po przefiltrowaniu filtr górnoprzepustowy';
xlabel('t, s');
ylabel('amplituda');
[U1, f6] = pwelch(y3, fp/2, [], fp/2, fp);
figure;
plot(f2, 10*log10(Y2));
hold on
plot(f6, 10*log10(U1));
title 'Przebieg GWM po filtracji filtr górnoprzepustowy';
```

```
xlabel('f, Hz');
ylabel('dB');

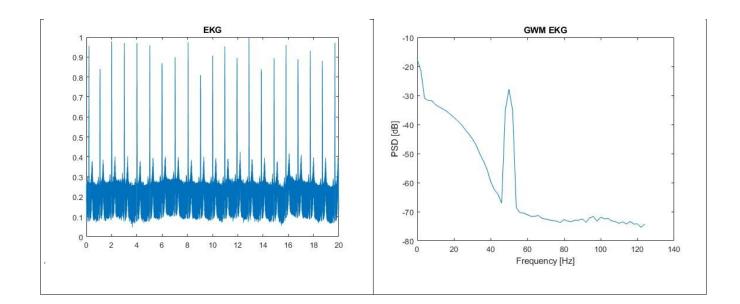
[H6, freqz_f6] = freqz(L5, M5, fp, fp);
figure
plot(freqz_f6, 10*log10(abs(H6).^2));
xlabel('Czestotliwosc, Hz');
ylabel('10 log10[abs(H)^2]');
grid on;
```

# Zadanie III – Analiza czasowo-częstotliwościowa sygnału EKG

1. Analiza całego sygnału.

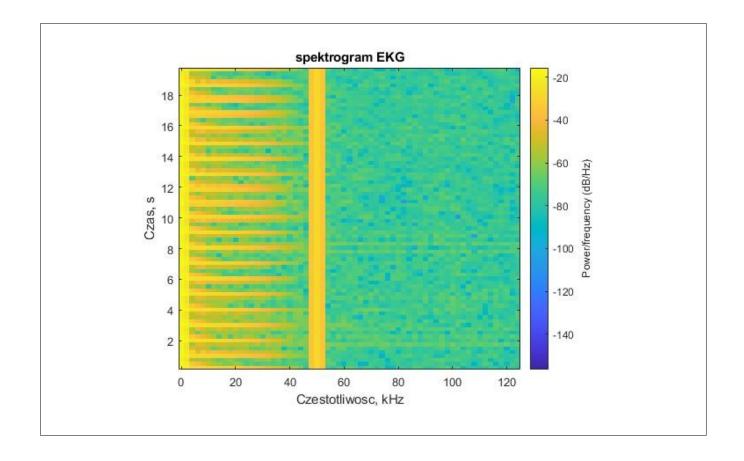
Przebieg czasowy:

GWM:



2. Analiza spektrogramu.

Spektrogram:



### Wnioski:

Sygnał jest niestacjonarny ponieważ wraz z upływem czasu widoczne są nagłe zmiany wartości. Częstotliwość próbkowania wynosi: fs = 250 Hz więc wykreślony zostaje wykres GWM do częstotliwości Nyquista fn = 125 Hz. Widoczne jest zakłócenie o charakterze stacjonarnym dla częstotliwości centralnej fc=50Hz.

Odwzorowaniem tego w dziedzinie czasu i częstotliwości jest spektrogram.

```
ekg=load('e 8.mat');
fs=250;
NFFT=fs/2;
Tp=1/fs;
N=length(ekg.y);
t = (0:Tp:Tp*(N-1))';
%czasowy
figure;
plot(t, ekg.y);
title('EKG');
%GWM EKG
[X, f] = pwelch(ekg.y, NFFT, [], NFFT, fs);
figure;
plot(f, 10*log10(X));
title('GWM EKG');
xlabel('Frequency [Hz]');
ylabel('PSD [dB]');
%spektrogram
figure;
```

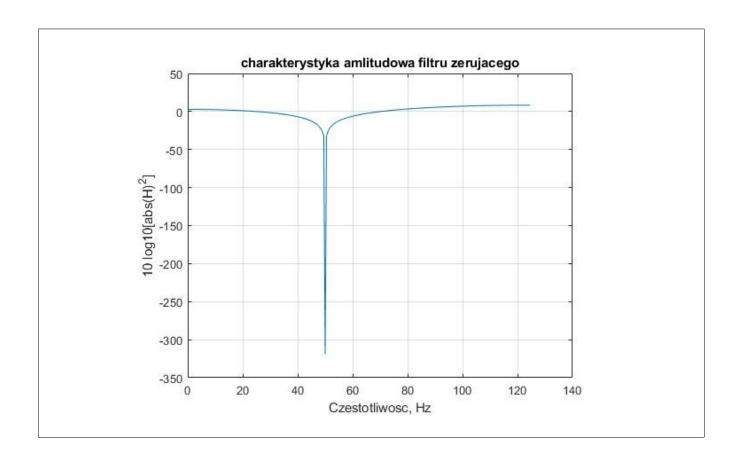
```
spectrogram(ekg.y,fs/2,[],fs/2,fs)
title 'spektrogram EKG';
xlabel('Czestotliwosc, kHz');
ylabel('Czas, s');
```

# Zadanie IV – Filtracja zakłóceń dla sygnału EKG

- 1. Wskazanie 2 typów filtrów najbardziej odpowiednich do filtracji zakłócenia.
- 2. Dobór parametrów filtrów.
- a) filtr 1 typu ...Zerujący

```
fc = 50; -częstotliwosc centralna
```

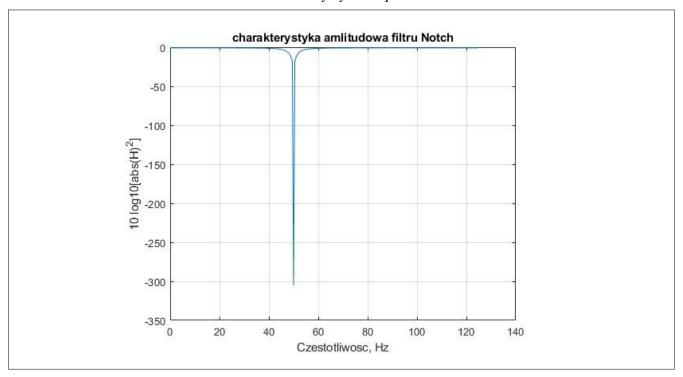
Charakterystyka amplitudowa:



Fc = 50; -czestotliwosc centralna

a = 1.1 -po zwiększeniu 'a' zwiększa się amplituda w paśmie zaporowym

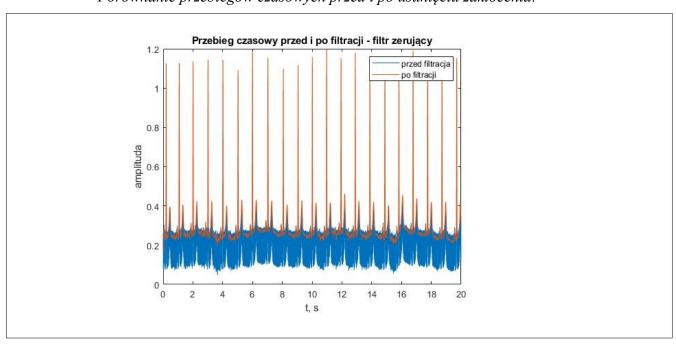
### Charakterystyka amplitudowa:



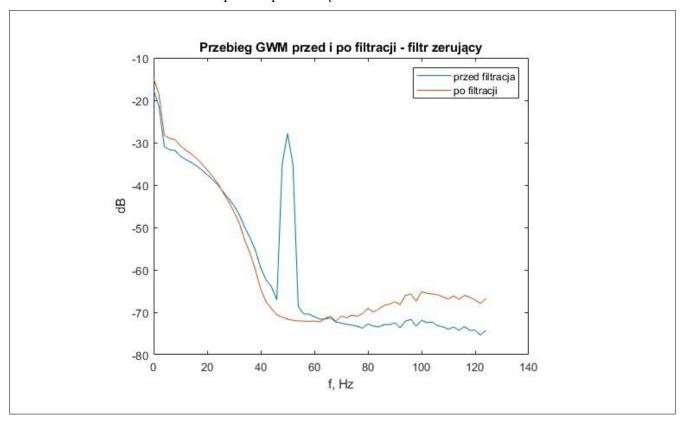
# 3. Wyniki filtracji

# a) filtr 1 typu ...zerujący

# Porównanie przebiegów czasowych przed i po usunięciu zakłócenia:



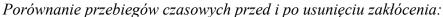
# Porównanie GWM przed i po usunięciu zakłócenia:

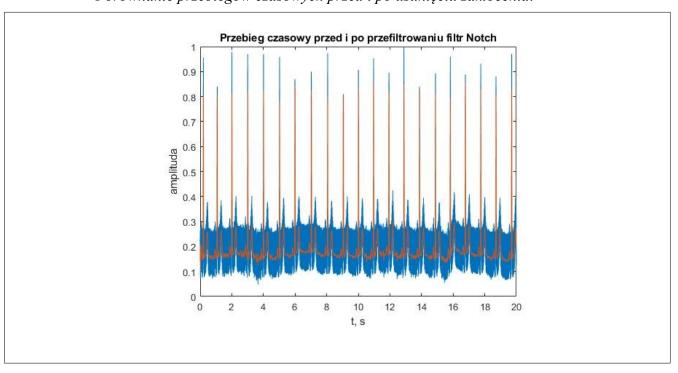


### Wnioski:

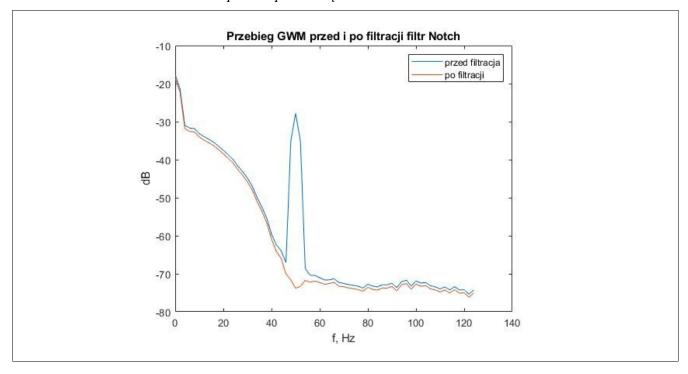
Filtr zerujący sfiltrował zakłócenie i nie jest już ono widoczne dla częstotliwości 50 Hz. Została zwiększona amplituda w przebiegu czasowym. Na wykresie GWM widać małe różnice dla częstotliwości wyższych oraz niższych. Poprawnie zostało sfiltrowanie zakłócenie.

### b) filtr 2 typu ... Notch





### Porównanie GWM przed i po usunięciu zakłócenia:



#### Wnioski:

Filtr typu Notch poprawnie sfiltrował zakłócenie i nie jest ono widoczne dla częstotliwości Fc=50Hz. Dla innych częstotliwości przebieg jest bardzo podobny tylko osiąga minimalnie niższe wartości. Na przebiegu czasowym widoczna mniejsza amplituda po filtracji.

```
%filtr zerujacy
fc=50;
L = [1 - 2*\cos(2*pi*fc/fs) 1];
M = [1];
y = filter(L, M, ekg.y);
figure;
t=(0:Tp:N/fs-Tp)';
plot(t,ekg.y)
hold on
plot(t,y)
title 'Przebieg czasowy przed i po filtracji - filtr zerujący';
xlabel('t, s');
ylabel('dB');
[Y, f2] = pwelch(y, fs/2, [], fs/2, fs);
figure;
plot(f, 10*log10(X));
hold on
plot(f2, 10*log10(Y));
title 'Przebieg GWM przed i po filtracji - filtr zerujący';
xlabel('f, Hz');
ylabel('dB');
[H, freqz f] = freqz(L, M, fs, fs);
figure
plot(freqz_f, 10*log10(abs(H).^2));
xlabel('Czestotliwosc, Hz');
ylabel('10 log10[abs(H)^2]');
```

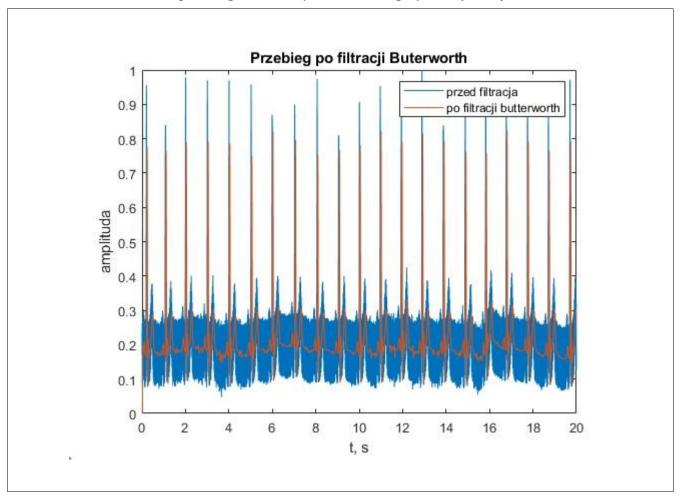
```
title('charakterystyka amlitudowa filtru zerujacego');
grid on;
%filtr Notch
fc=50;
b=-2*\cos(2*pi*fc/fs);
a=1.1;
L2 = [1 b 1];
M2 = [a^2 a*b 1];
%K = (a^2-2*a*cos(2*pi*fc/fs)+1)/(1-2*cos(2*pi*fc/fs)+1);
%L2=K*L1;
y1 = filter(L2,M2,ekg.y);
figure;
plot(t, ekg.y);
hold on
plot(t,y1)
title 'Przebieg czasowy przed i po przefiltrowaniu filtr Notch';
xlabel('t, s');
ylabel('dB');
[Y1, f2] = pwelch(y1, fs/2, [], fs/2, fs);
figure;
plot(f, 10*log10(X));
hold on
plot(f2, 10*log10(Y1));
title 'Przebieg GWM przed i po filtracji filtr Notch';
xlabel('f, Hz');
ylabel('dB');
[H2, freqz f2] = freqz(L2, M2, fs, fs);
figure
plot(freqz f2, 10*log10(abs(H2).^2));
xlabel('Czestotliwosc, Hz');
ylabel('10 log10[abs(H)^2]');
title('charakterystyka amlitudowa filtru Notch');
grid on;
```

# Zadanie \*VII – Filtracja zakłócenia sygnału EKG, dodatkowy filtr wyższego rzędu (2 pkt)

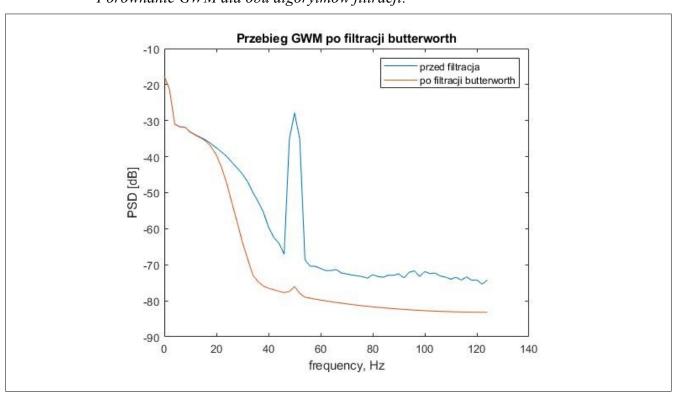
- 1. Dla sygnału z punktu IV) wskazać trzeci typu filtru wyższego rzędu odpowiedni do filtracji zakłócenia. Dobrać parametry wskazanego filtru w celu usunięcia zakłócenia, uzasadnić ich wartości. Wykreślić i przeanalizować charakterystykę amplitudową zaprojektowanego filtru.
- 2. Przeprowadzić filtrację. Wykreślić i scharakteryzować porównanie przebiegów czasowych i GWM sygnałów przed i po usunięciu zakłócenia.

ZADANIE NA NASTĘPNEJ STRONIE.

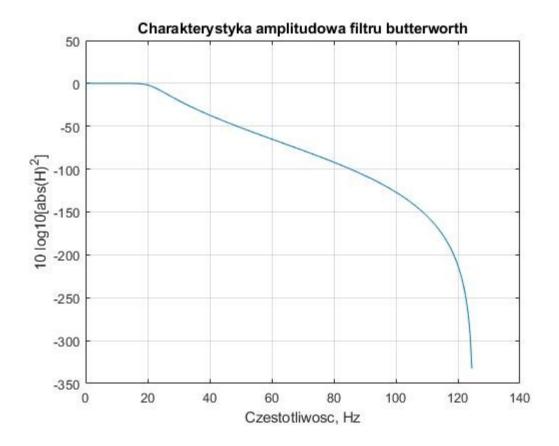
# Porównanie przebiegów czasowych dla obu algorytmów filtracji:



# Porównanie GWM dla obu algorytmów filtracji:



### Charakterystyka amplitudowa filtru:



### Wnioski:

Trzeci typ filtru odpowiedni do filtracji zakłóconego sygnału EKG to filtr butterworth. Filtr ten wytłumił zakłócenia co widać na wykresie GWM oraz na przebiegu czasowym.

```
%Butterworth
Wp=40/fs;
Ws=60/fs;
Rp=3;
Rs=20;
[n,Wn]=buttord(Wp,Ws,Rp,Rs);
[B,A] = butter(n,Wn);
%czasowy
y4=filter(B,A,ekg.y);
figure;
plot(t,ekg.y)
hold on
plot(t,y4)
title 'Przebieg po filtracji Buterworth';
xlabel('t, s');
ylabel('amplituda');
[Y4, f2] = pwelch(y4, fs/2, [], fs/2, fs);
```

```
figure;
plot(f, 10*log10(X));
hold on
plot(f2, 10*log10(Y4));
title 'Przebieg GWM po filtracji butterworth';
xlabel('frequency, Hz');
ylabel('PSD [dB]');

[HB, freqz_f7] = freqz(B, A, fs, fs);
figure
plot(freqz_f7, 10*log10(abs(HB).^2));
xlabel('Czestotliwosc, Hz');
ylabel('10 log10[abs(H)^2]');
grid on;
```