

ver.3

ĆWICZENIE III

ANALIZA WIDMOWA SYGNAŁÓW DYSKRETNYCH

⌚ (00)

Celem ćwiczenia jest przeprowadzenie analizy widmowej dyskretnych sygnałów okresowych przy zastosowaniu szybkiego przekształcenia Fouriera (FFT) oraz zbadaniu wpływu różnych czynników na dokładność przetwarzania. Do analizy i wizualizacji otrzymanych wyników wykorzystano funkcje programu MATLAB.

Wykonując ćwiczenie zwróć uwagę na oznaczenia ikonami poszczególnych akapitów tej instrukcji. Mają one na celu usprawnienie wykonywania ćwiczeń.

Oznaczenia

Ⓟ przykłady

⬠ opis funkcji MATLABA

⚡ zadania do wykonania.

⌚ (15) oznacza, iż aktualne zadanie powinno być wykonywane w czasie nie późniejszym niż 15 minuta ćwiczeń.

Czas wykonania ćwiczenia wynosi 180 minut.

1. WSTĘP

FFT jest wykorzystywana do transformacji sygnałów zmiennych w czasie do dziedziny częstotliwości, czyli do wyznaczenia częstotliwościowej zawartości sygnału.

Przykład

W MATLABie algorytm dyskretnego przekształcenia Fouriera jest zrealizowany jako funkcja fft

Funkcje $Y = \text{fft}(x)$ oraz $x = \text{ifft}(Y)$ implementują prostą i odwrotną dyskretną transformatę Fouriera zgodnie z zależnościami:

$$Y(k) = \sum_{n=1}^N x(n) W_N^{(n-1)(k-1)} \quad \text{UWAGA na indeksowanie od 1 a nie od 0}$$

$$x(n) = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N X(k) W_N^{-(n-1)(k-1)}$$

gdzie: $W_N = e^{\frac{-j2\pi}{N}}$



$Y = \text{fft}(x)$ daje w wyniku dyskretną transformatę Fouriera (DFT) wektora x

$Y = \text{fft}(x, N)$ daje w wyniku N -punktową DFT; jeśli długość wektora x jest mniejsza niż N , wektor x jest uzupełniany zerami do długości N , jeśli większa od N , to wektor x jest odpowiednio skracany.



Przykład 1

FFT wektora x obliczamy następująco:

```
» x = [4 3 7 -9 1 0 0 0]';
» y = fft(x)
» y =
» 6.0000
» 11.4853 - 2.7574i
» -2.0000 -12.0000i
» -5.4853 +11.2426i
» 18.0000
» -5.4853 -11.2426i
» -2.0000 +12.0000i
» 11.4853 + 2.7574i
```

Wektor x jest rzeczywisty natomiast y jest zespolony. W przykładzie pierwszy wyraz reprezentuje składową stałą, a piąty wyraz odpowiada częstotliwości Nyquista. Ostatnie trzy wyrazy odpowiadają częstotliwościom ujemnym i są odpowiednio sprzężone z 2, 3 i 4 wyrazem.

Najważniejsze informacje o sygnale poddanym transformacji zawarte są w widmie amplitudowym i fazowym DFT. W MATLABie otrzymujemy te charakterystyki przy pomocy funkcji `abs` i `angle`.

Tworzymy przebieg składający się z jednej składowej sinusoidalnej. Najpierw tworzymy wektor czasu t i przy jego pomocy tworzymy sygnał x .

Ⓟ

```

» t=0:1/100:10-1/100;%jaka jest częstotliwość próbkowania?
» x=sin(2*pi*40*t);
» y=fft(x); %obliczanie DFT ciągu x
» m=abs(y); % widmo amplitudowe
» p=unwrap(angle(y)); %widmo fazowe;
Funkcja unwrap służy do usunięcia skoków fazy większych niż  $\pi$ .

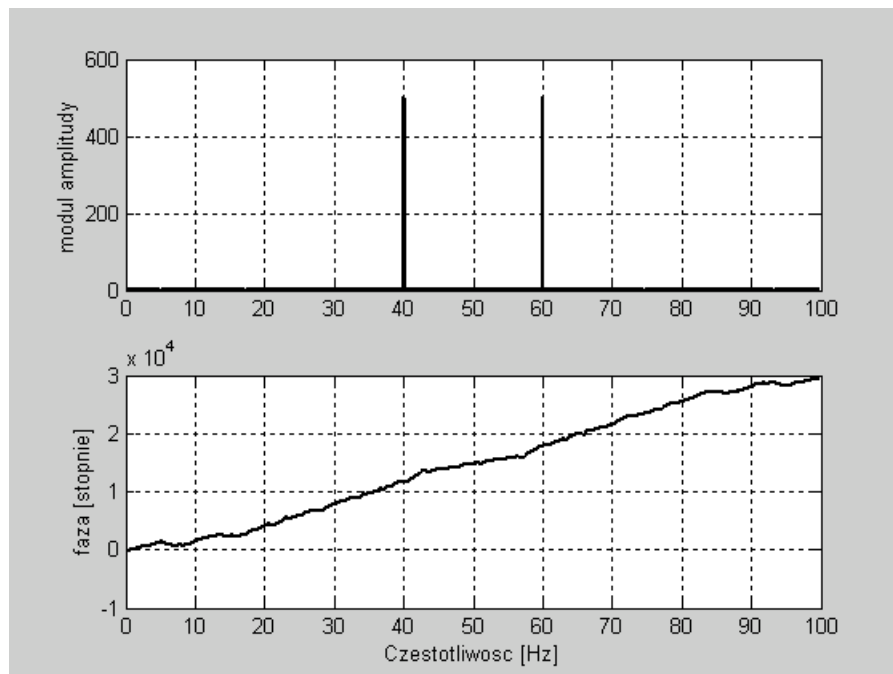
```

Tworzymy oś częstotliwości i rysujemy wykres amplitudy i fazy

```

» f=(0:length(y)-1)'*100/length(y); %oś częstotliwości
» subplot(2,1,1), plot(f,m); %wykres amplitudy
» ylabel('modul amplitudy'), grid on
» subplot(2,1,2), plot(f,p*180/pi); %faza
» ylabel('faza [stopnie]'), grid on
» xlabel('Czestotliwosc [Hz]')

```



Wykres amplitudy jest symetryczny względem częstotliwości Nyquista 50 Hz. Całkowita informacja o sygnale zawarta jest w przedziale od 0 do 50 Hz (dlaczego?).

Ⓢ (10)

ĆWICZENIE 1

- A. Przeprowadzić analizę amplitudy i fazy (DFT) dla sygnału o jednej składowej sinusoidalnej o różnych częstotliwościach [f], amplitudach [A] oraz częstotliwościach próbkowania [fp] przy akwizycji pełnej liczby okresów sygnału.
- B. Zbadać wpływ akwizycji niepełnej liczby okresów badanego sygnału na wyniki FFT.
- C. Zbadać wpływ położenia okna pomiarowego FFT.(wpływ przesunięcia czasowego).
- D. Zbadać wpływ na wyniki analizy DFT uzupełnienia zerami (zero-padding).

Cw.1A-D

gr	f	A	fp
1	50	6	150
2	60	5	180
3	70	4	210
4	80	3	240
5	90	2	270
6	100	1	300

Ⓟ

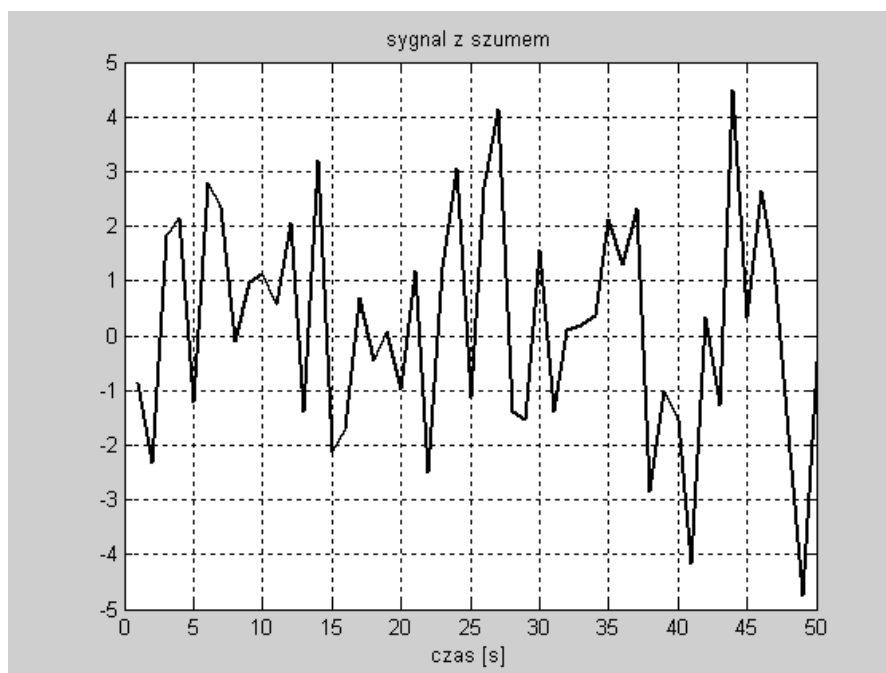
Przykład 2

DFT stosuje się powszechnie do znajdowania składowych częstotliwościowych sygnału czasowego z szumem. Częstotliwość próbkowania wynosi 1000 Hz. Utworzono sygnał składający się z dwóch składowych o częstotliwościach 50 Hz i 120 Hz i szumu o średniej zerowej.

```

» t=0:0.001:0.6;
» x1=sin(2*pi*50*t)+sin(2*pi*120*t);
» x=x1+2*randn(size(t));
» plot(x(1:50))
» title('sygnał z szumem');grid on
» xlabel('czas [s]')

```



Patrząc na przebieg czasowy trudno powiedzieć, z jakich składowych widmowych składa się sygnał. Obliczamy 512 próbek DFT sygnału x :

Ⓟ

```
» Y=fft(x,512);
```

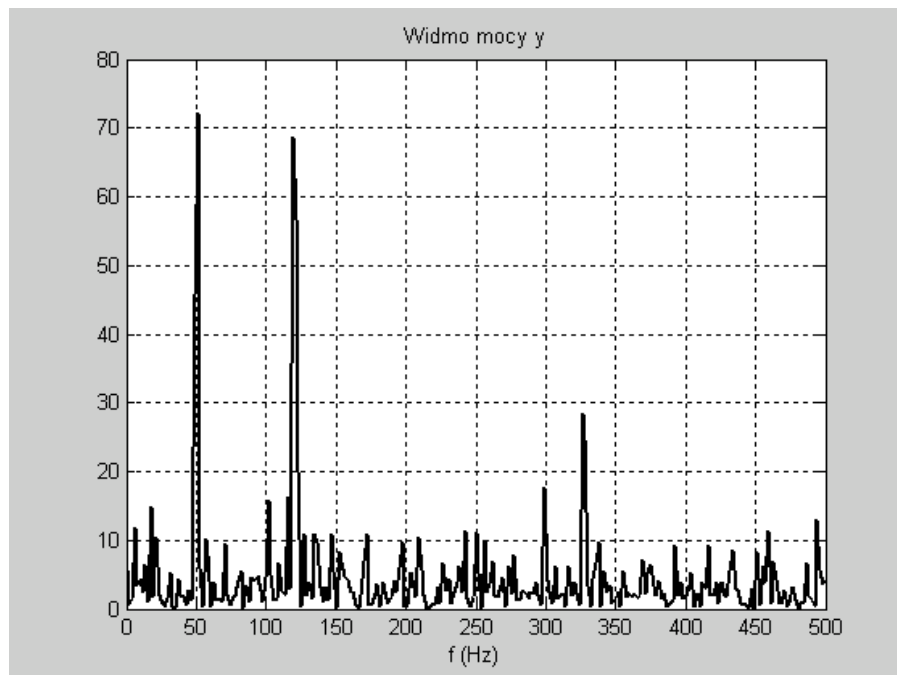
Widmo mocy, czyli miarę zawartości poszczególnych składowych sygnału w dziedzinie częstotliwości obliczamy z zależności:

```
» Pyy=Y.*conj(Y)/512;
```

Rysujemy wykres pierwszych 257 punktów na osi częstotliwości:

```
» f=1000*(0:256)/512;
» plot(f,Pyy(1:257));grid on
» title('Widmo mocy y')
» xlabel('f (Hz)')
```

Wykres ten przedstawia zawartość częstotliwościową sygnału od częstotliwości 0 Hz do częstotliwości Nyquista 500 Hz.



Ⓟ (50)

ĆWICZENIE 2

Przeprowadzić analizę widmową sygnału będącego sumą 2 składowych sinusoidalnych o częstotliwościach [f1,f2], o amplitudach w zakresie od 1 do 3 przy poziomie szumu K. Szum gaussowski dodać do sygnału za pomocą funkcji randn, np:

```
»x=sin(2*pi*f1*t)+2*sin(2*pi*f2*t)+
K*randn(size(t))
```

gr	f1	f2	K
1	30	130	1,2
2	60	100	1,3
3	40	110	2,3
4	20	90	2,1
5	70	120	1,5
6	80	140	1,7

Ⓟ

Przykład 3

Jednym ze sposobów analizy widmowej sygnału jest obliczenie tzw. **periodogramu** zgodnie z zależnością:

$$P(e^{j\omega}) = \frac{\frac{1}{N} \left| \sum_{k=1}^N w[k] x[k] e^{-jk\omega} \right|^2}{\frac{1}{N} \sum_{k=1}^N |w[k]|^2};$$

gdzie $x[k]$ – próbki sygnału, $w[k]$ – dyskretne wartości okna modyfikującego próbki

Periodogram przedstawia ciągły rozkład gęstości mocy sygnału w dziedzinie częstotliwości (power spectral density - psd) i może być wyznaczany z transformaty Fouriera.

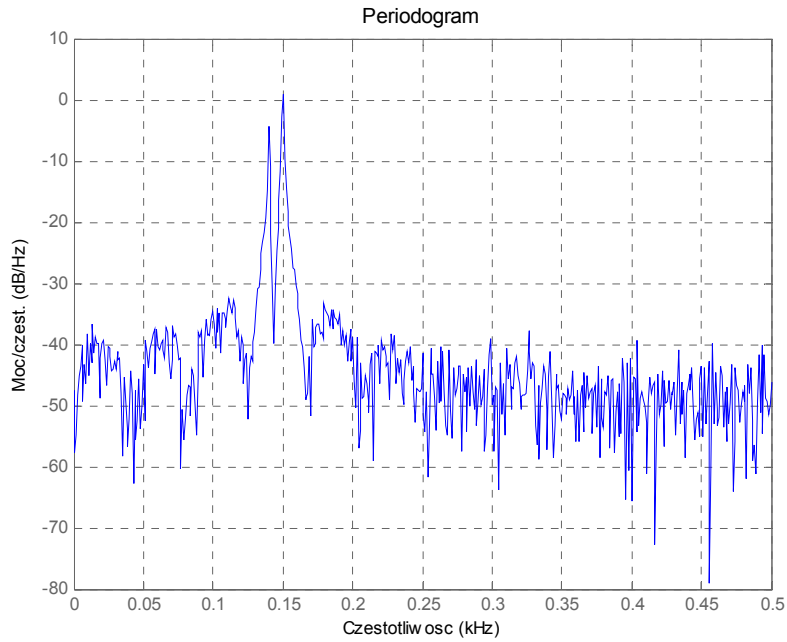
W Matlabie do obliczeń periodogramu można wykorzystać podstawową funkcję **FFT**, lub bardziej złożone **PSD** lub **PERIODOGRAM**

```
[Pxx, f] = periodogram(x, window, nfft, fs)
```

wyznacza PSD sygnału \mathbf{x} . Domyślnie wektor \mathbf{x} jest modyfikowany oknem prostokątnym ($\mathbf{window} = \text{BOXCAR}$) o tej samej długości co wektor \mathbf{x} , \mathbf{nfft} - szerokość okna pomiarowego fft, \mathbf{fs} - częstotliwość próbkowania.

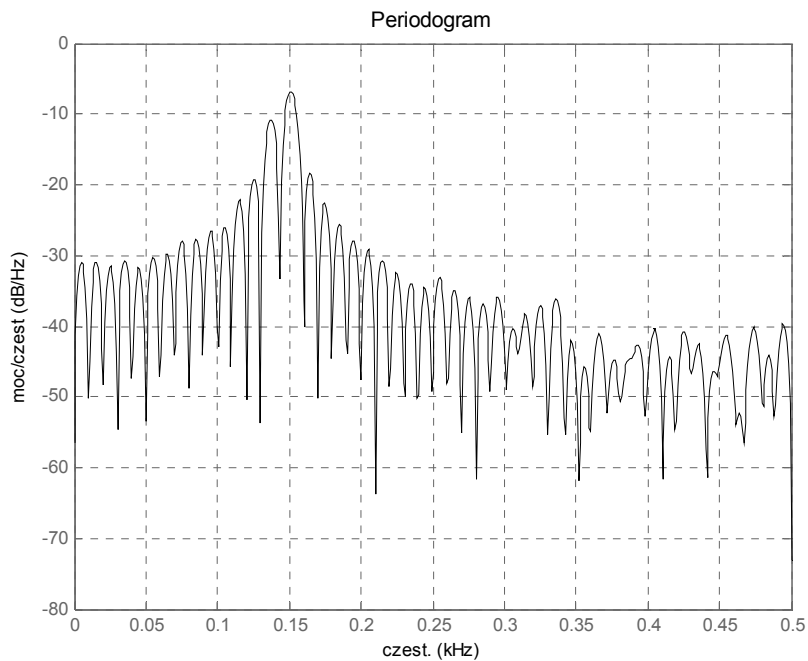
Ⓟ

```
fs=1000;           % częstotliwość próbkowania 1000 Hz
t=(0:fs)/fs;      % próbki o czasie trwania 1 s
A=[1 2];          % amplitudy sinusoid
f=[140;150];      % częstotliwości sinusoid
x=A*sin(2*pi*f*t)+0.1*randn(size(t)); %sygnał
[Pxx, f]=periodogram(x, [], 1024, fs); %periodogram
semilogy(f, Pxx); grid;
```



Przeciek widma

Jedną z wad periodogramu jest nakładanie się widma (przeciek). Występuje on najwyraźniej w przypadku badania krótkich sekwencji danych. Jeśli weźmiemy tylko 100 próbek sygnału x to otrzymamy:



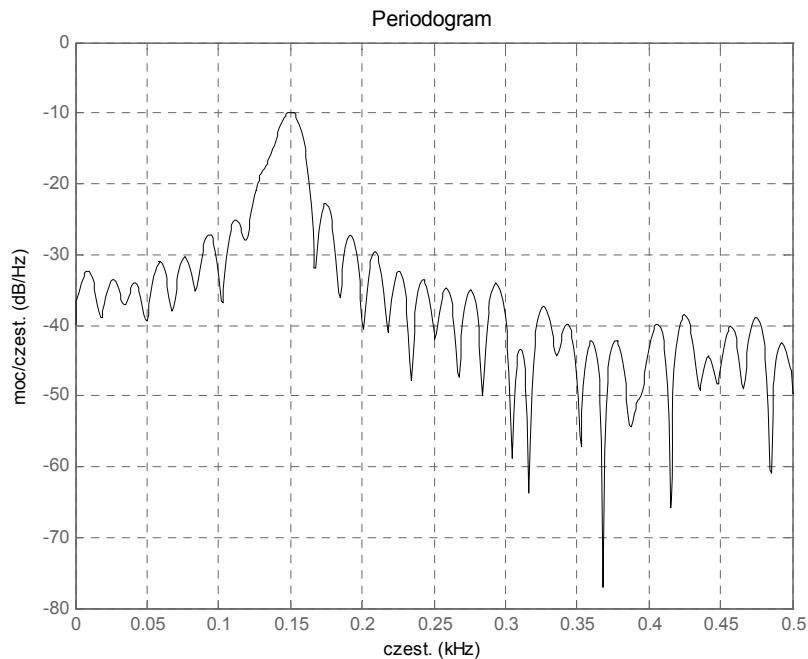
Rozdzielczość

Rozdzielczość jest zdolnością do rozróżnienia dwóch blisko siebie położonych składowych częstotliwościowych. Warunkiem przybliżonym rozróżnienia dwóch składowych jest

$$\Delta f = f_1 - f_2 > \frac{f_s}{N}$$

W przypadku nie spełnienia tego warunku (61 próbek), otrzymano:

```
periodogram(x(1:61), [], 1024, fs); %periodogram
```



⌚ (90)

ĆWICZENIE 3



Sprawdzić wpływ częstotliwości próbkowania, długości sekwencji próbek sygnału na zjawisko przecieku widma i zdolności rozdzielczej periodogramu. Zbadać wpływ poziomu szumu na właściwości periodogramu.

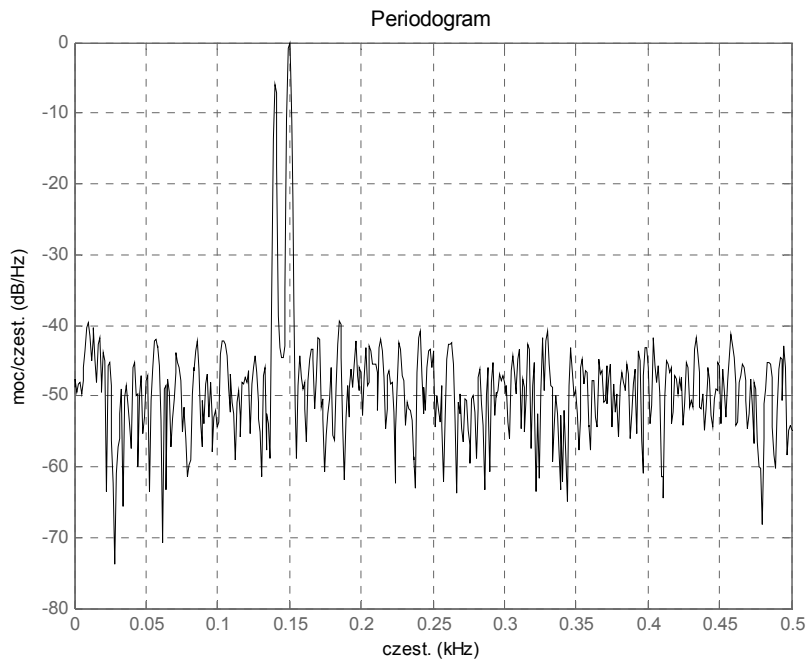
Ⓟ

Przykład 4

Modyfikacja periodogramu polega na zastosowaniu czasowej funkcji okna do próbek sygnału w celu zmniejszenia niektórych niekorzystnych właściwości.

Wyznaczono periodogram sygnału o długości 100 próbek

```
[Pxx, f]=periodogram(x,blackman(length(x)),1024,fs); %periodogram
```

Dostępne funkcje okna:

bartlett, blackman, chebwin, hamming, hann, kaiser, triang

⌚ (120)

ĆWICZENIE 4



Zbadać wpływ dwóch wybranych funkcji okna na właściwości periodogramu (przeciek, rozdzielczość). Badania przeprowadzić na sygnale zawierającym składowe o bliskich częstotliwościach oraz szum.

Cw.4

gr	Okno 1	Okno2
1	Bartlett	Chebwin
2	Hamming	Kaiser
3	Hann0	Tukeywin
4	Bartlett	Kaiser
5	Hamming	Tukeywin
6	Hann	Chebwin

Ⓟ

Przykład 5

Analiza harmoniczna sygnału, wyznaczenie mocy harmonicznych i rekonstrukcja sygnału.

Rozłożono sygnał trójkątny o okresie $T=5s$ i amplitudzie 1 na składowe harmoniczne. 512 próbek sygnału zbadano w celu określenia jaka część mocy sygnału zawarta jest w kolejnych składowych harmonicznych.

```

» T=5;
» N=512;
» t=linspace(0,T,N+1);t=t(1:N); oś czasu
» x=sawtooth(0.4*pi*t,0.5); sygnał trójkątny
» X=fft(x,512);
» PSD=X.*conj(X)/N;
» [sum(PSD) norm(x)^2] Dlaczego te wyniki są sobie równe?
» ans =
» 170.6719
» [moc,ind]=sort(PSD); dzięki operacji sortowania można wyznaczyć
składowe widma o największej mocy.
» m=6; ind(N:-1:N-m+1) identyfikacja 6 składowych o największej mocy
» ans =
»      512      2      510      4      508      6

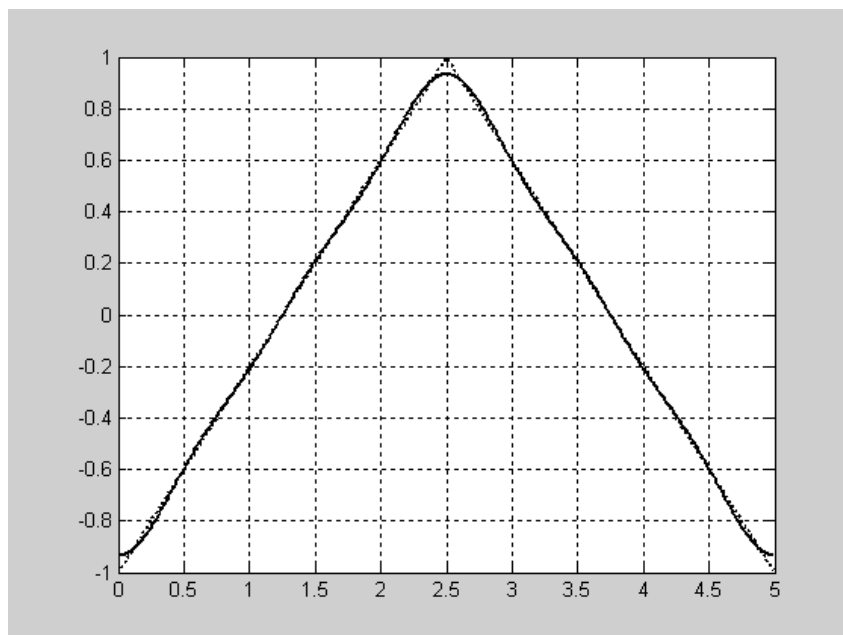
```

Rekonstrukcja sygnału z jego harmonicznych

```

» X6=zeros(1,N); zarezerwowanie przestrzeni dla rekonstruowanego widma
» h=[512 2 510 4 508 6];
» X6(h)=X(h); kopiowanie 6 składowych do rekonstruowanego widma sygnału
» xr=ifft(X6); odwrotna FFT
» plot(t,[x;xr]);grid on; wykres

```



```

» proc=100*(norm(X6)/norm(X))^2;
» proc =
» 99.9276

```

Wniosek: 99,9276 % mocy sygnału zawarte jest w jego sześciu harmonicznych. Są to harmoniczne o indeksach 2, 4 i 6 odpowiadające częstotliwościom 0,2 Hz 0,4 i 0,6 Hz oraz składowe sprzężone.

⌚ (160)

ĆWICZENIE 5

Przeprowadzić analizę i rekonstrukcję dowolnego sygnału prostokątnego (funkcja square) i piłokształtnego (funkcja sawtooth). Określić zależności pomiędzy właściwościami sygnału a liczbą harmonicznym koniecznym do ich możliwie dokładnej rekonstrukcji (syntezy).

⌚ (180)

Literatura

Oppenheim, R.W. Schaffer: „**Cyfrowe przetwarzanie sygnałów**”. WKŁ, Warszawa 1979.
W.Borodziejewicz, K.Jaszczak: „**Cyfrowe przetwarzanie sygnałów**”. WNT, Warszawa 1987.
A. Biran, M. Breiner: **Matlab 5 for Engineers**, Addison-Wesley, 1999
„**Matlab User’s Guide**” The MathWorks Inc.1996