

*Zastosowania procesorów sygnałowych*

***PRZEKSZTAŁCENIE***

***FOURIERA***

***na procesorach sygnałowych***

Opracowanie: Grzegorz Szwoch

Politechnika Gdańska, Katedra Systemów Multimedialnych

# Przekształcenie Fouriera

- Dyskretne przekształcenie (**transformacja**) Fouriera (**DFT**):
  - przekształca reprezentację **czasową** sygnału –  $N$  próbek sygnału
  - w reprezentację **częstotliwościową** sygnału –  $N$  próbek widma.
- **Transformata** Fouriera dla sygnału określa **widmo** (spektrum) sygnału (przez analogię do widma światła). Traktuje sygnał jako sumę składowych widmowych - sinusów o różnych częstotliwościach i amplitudach.
- **Odwrotne** przekształcenie Fouriera (**IDFT**) – odtwarza reprezentację czasową z reprezentacji widmowej (DFT jest odwracalne).
- Przekształcenie Fouriera zakłada, że zbiór próbek poddawany przekształceniu jest **okresem** sygnału.



# Zastosowania przekształcenia Fouriera

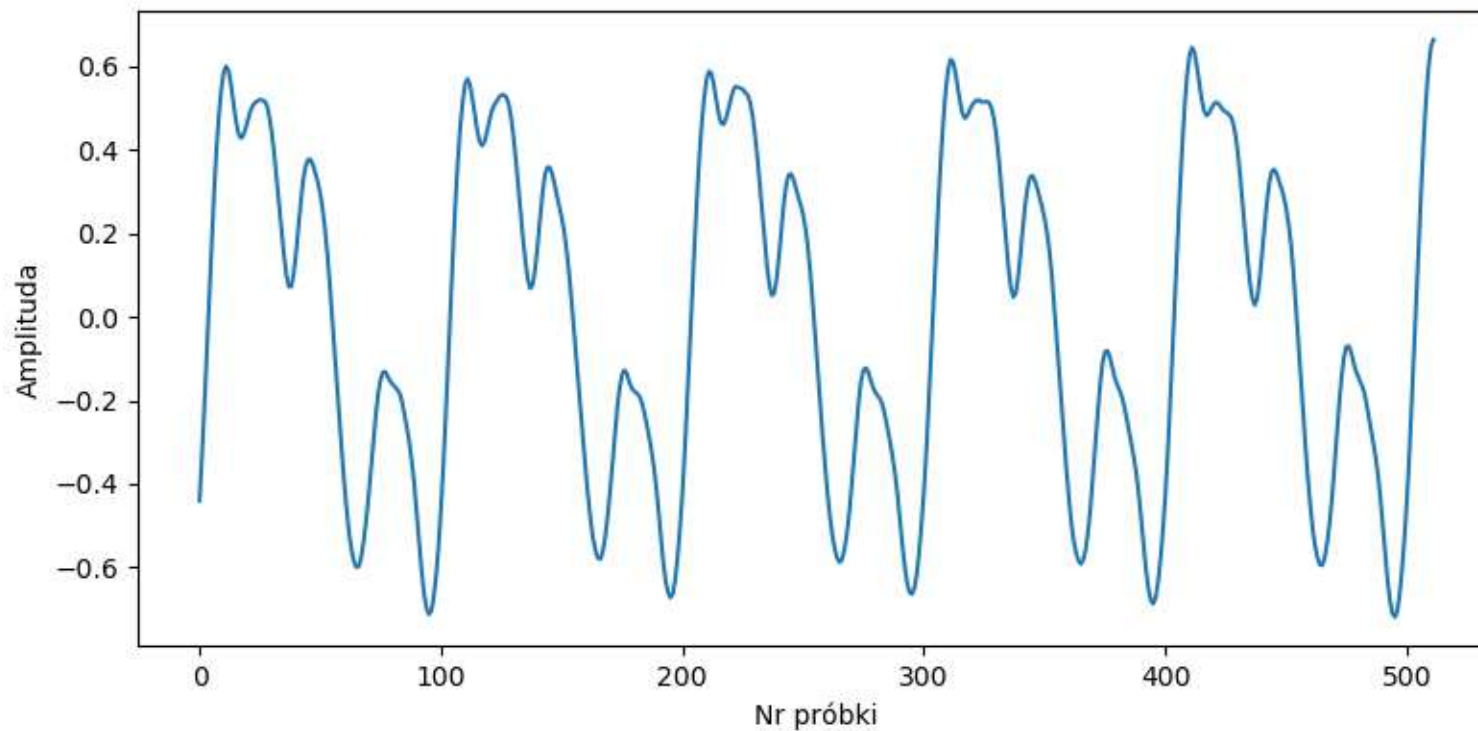
Do czego jest nam potrzebne przekształcenie Fouriera?

- **Analiza częstotliwościowa (widmowa)** – określenie składowych częstotliwościowych, z których zbudowany jest sygnał.
  - Wyznaczenie i zmierzenie dominujących składowych widmowych.
  - Przykład: mikrofalowy detektor prędkości pojazdów.
- **Przetwarzanie sygnałów** w dziedzinie częstotliwości.
  - Wiele operacji można wykonać znacznie szybciej w dziedzinie częstotliwości.
  - Przykład: filtracja FIR ciągłego sygnału za pomocą metody OLA, np. redukcja zakłóceń w sygnale, poprawa jakości dźwięku.
- Przekształcenie Fouriera jest (obok filtracji) podstawowym algorytmem wykonywanym na procesorach sygnałowych i częścią wielu złożonych algorytmów przetwarzania sygnałów.

## Przykład wykorzystania przekształcenia Fouriera

Nagranie dźwięku klarnetu.

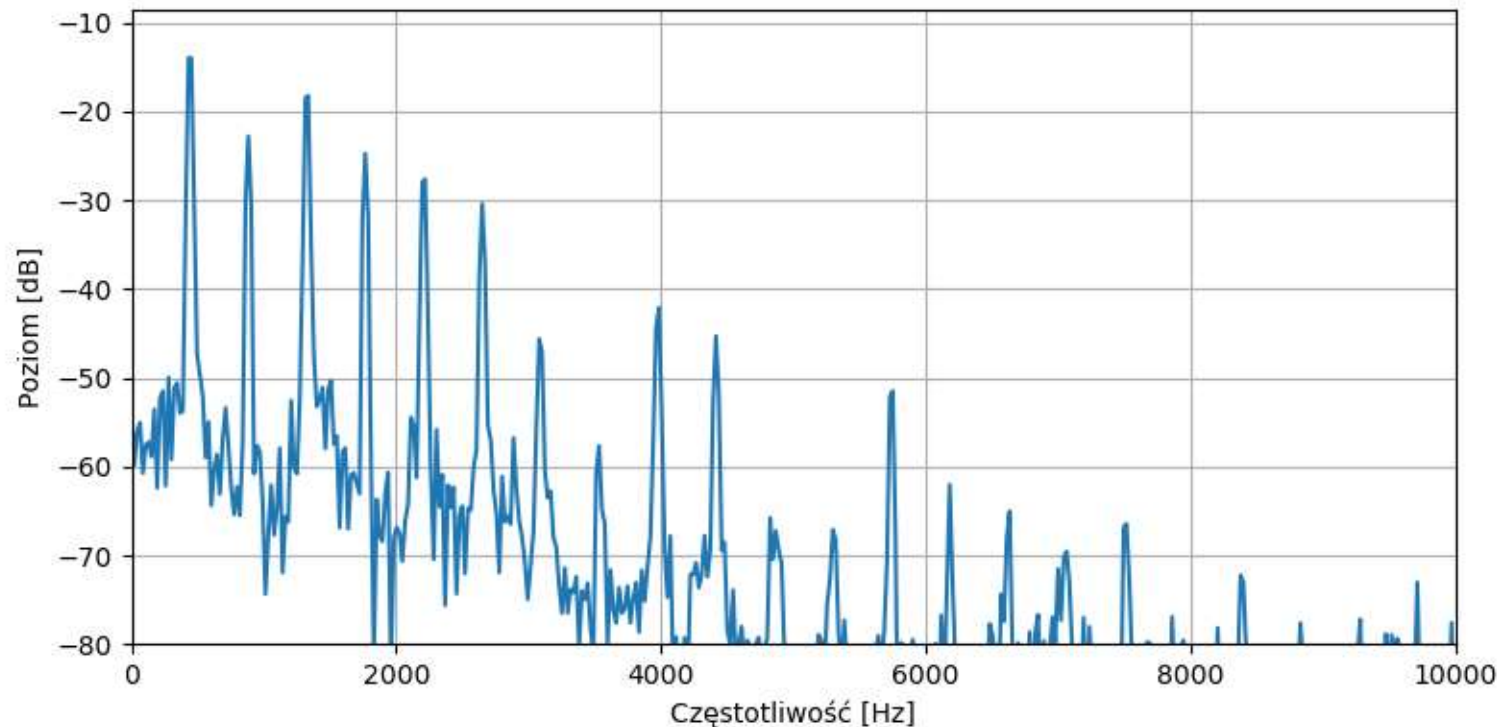
Z wykresu czasowego nie dowiemy się z jakich składowych jest zbudowany sygnał.



# Przykład wykorzystania przekształcenia Fouriera

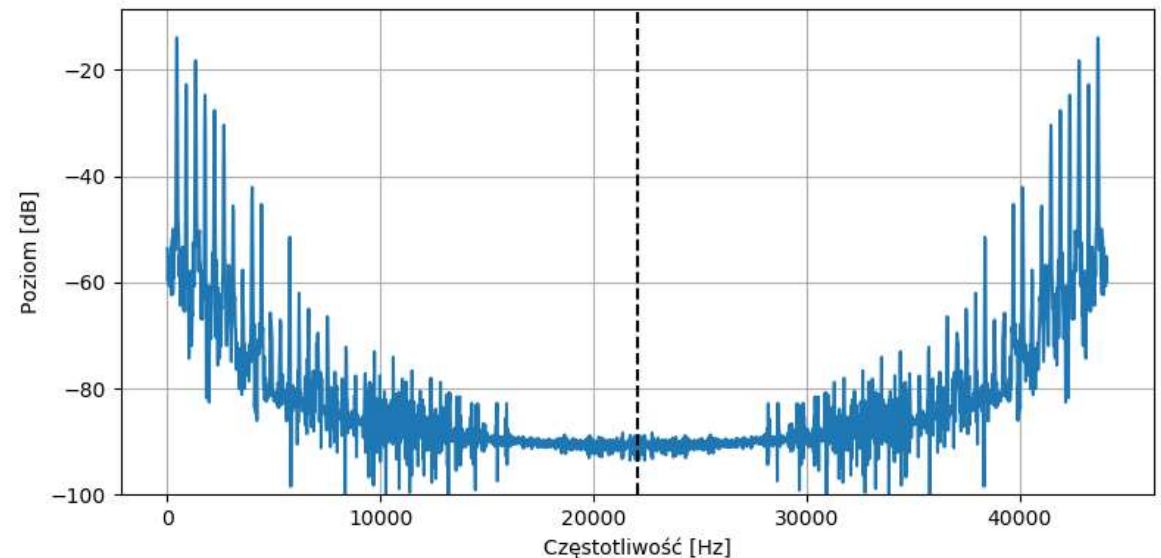
Wynik analizy częstotliwościowej dźwięku klarnetu (widmo).

- Widzimy strukturę sygnału – suma harmonicznnych (sinusów).
- Możemy określić wysokość dźwięku: wynika z częstotliwości pierwszej składowej.
- Rozkład amplitud harmonicznnych wyznacza barwę (brzmienie) dźwięku.



# Widmo sygnału rzeczywistego

- Zazwyczaj przekształcamy sygnały o wartościach rzeczywistych.
- $N$  próbek sygnału przekształcamy w  $N$  zespolonych wartości widma:
  - wartość **1**: składowa stała, suma wartości próbek (wartość rzeczywista)
  - wartości od **2** do  $N/2$ : składowe widma sygnału (zespolone)
  - wartość  $N/2 + 1$ : składowa Nyquista (rzeczywista), powinna być zerowa
  - wartości od  $N/2 + 2$  do  $N$ : lustrzana kopia pierwszej połowy widma.
- Widmo z  $N$  próbek ma  $(N/2 + 1)$  unikalnych wartości.
- Pozostałe wartości (od  $N/2+2$ ) możemy pominąć dla sygnału o rzeczywistych wartościach.



## Widmo amplitudowe i mocy

- Widmo zawiera wartości zespolone.
- Najczęściej interesuje nas **widmo amplitudowe**  $A(f)$ , moduł widma zespolonego:

$$A(f) = |X(f)| = \sqrt{\operatorname{Re}(X(f))^2 + \operatorname{Im}(X(f))^2}$$

- **Widmo mocy** sygnału jest kwadratem modułu widma:

$$P(f) = |X(f)|^2 = \operatorname{Re}(X(f))^2 + \operatorname{Im}(X(f))^2$$

- Widma amplitudowe i mocy często wyrażamy w decybelach (dB):

$$A(f) = 10 \log_{10}(|X(f)|)$$

$$P(f) = 10 \log_{10}(|X(f)|^2) = 20 \log_{10}(|X(f)|)$$

## Widmo amplitudowe

- Aby obliczyć amplitudę składowej widmowej, należy podzielić moduł widma przez liczbę próbek i uwzględnić fakt, że widmo sygnału rzeczywistego rozkłada się na „dwie połowy”.

- **Amplituda** składowej o indeksie  $n$ :

$$A[n] = \frac{2}{N} |X[n]|$$

- **Pierwsza** wartość (**składowa stała**) jest rzeczywista i nie ma pary. Wartość ta podzielona przez  $N$  = wartość średnia sygnału w analizowanym okresie.
- Składowa **Nyquista** również jest rzeczywista i nie ma pary – powinna być podzielona przez  $N$ , ale w praktyce powinna być ona **zerowa** (jeżeli nie jest, wskazuje to na występowanie aliasingu widma).



## Częstotliwości próbek widma

- Na podstawie  $N$  próbek sygnału obliczamy  $N$  próbek widma.
- Widmo pokrywa zakres częstotliwości od 0 do częstotliwości próbkowania  $f_s$ .
- Zatem  $n$ -ta wartość widma odpowiada częstotliwości:

$$f[n] = n \frac{f_s}{N}$$

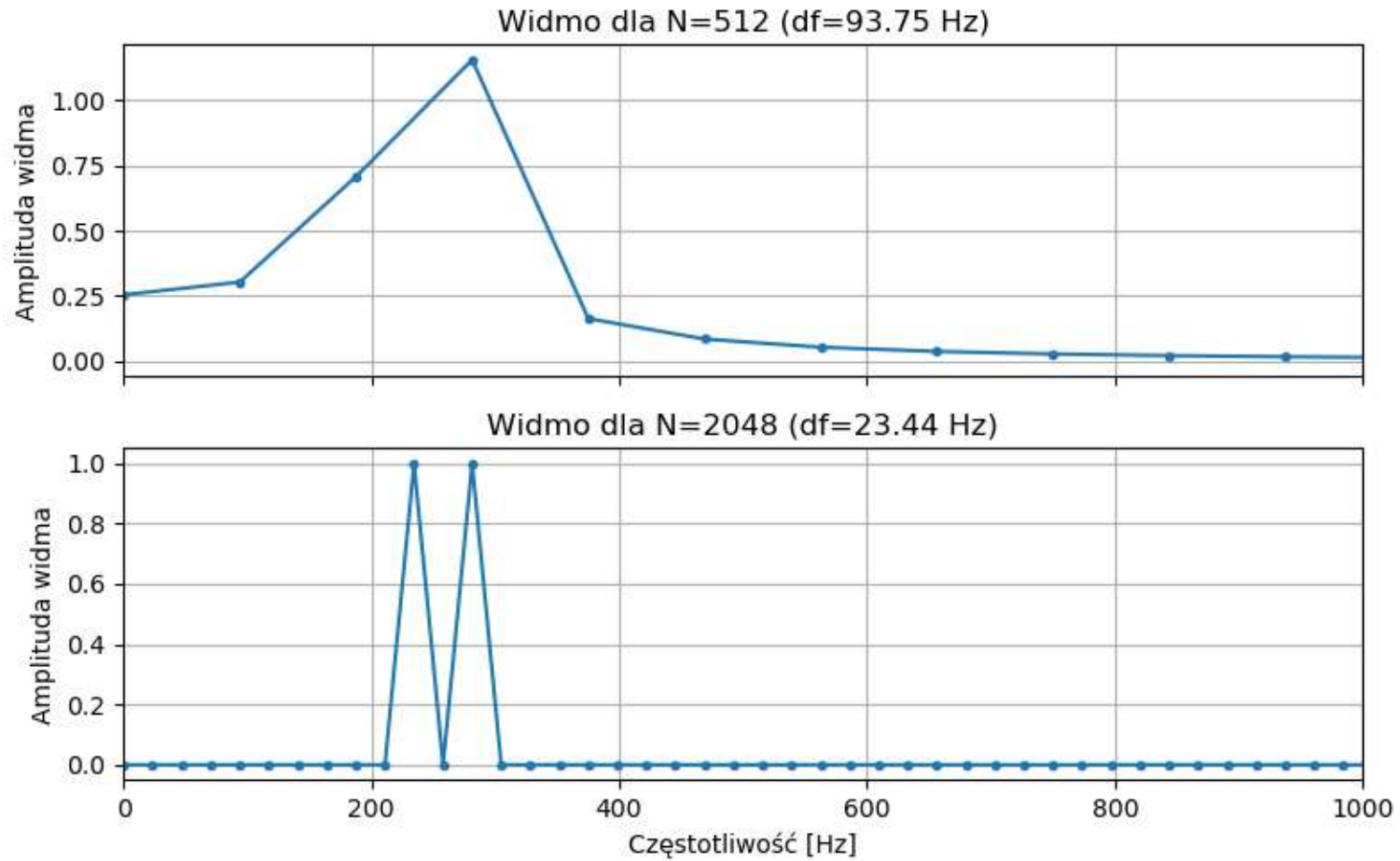
- Odstęp między próbkami widma wyznacza **rozdzielczość częstotliwościową** widma:

$$df = \frac{f_s}{N}$$

- Nie można rozróżnić dwóch składowych widmowych, jeżeli odstęp między nimi jest mniejszy niż  $df$ .
- Można sztucznie poprawić rozdzielczość uzupełniając sygnał zerami na końcu (*zero padding*). Nie dostajemy w ten sposób więcej danych (wartości są interpolowane), ale uzyskujemy lepszą rozdzielczość częstotliwościową.

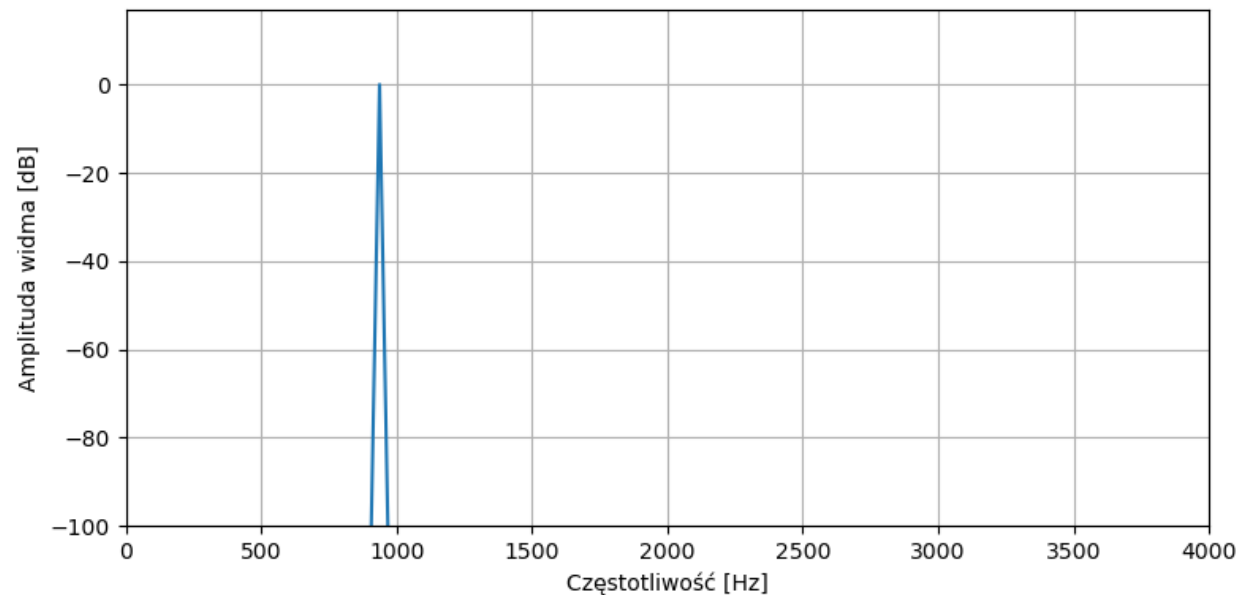
# Rozdzielczość częstotliwościowa

Przykład: suma sinusów  $f_1 = 234,375$  i  $f_2 = 281,25$  Hz



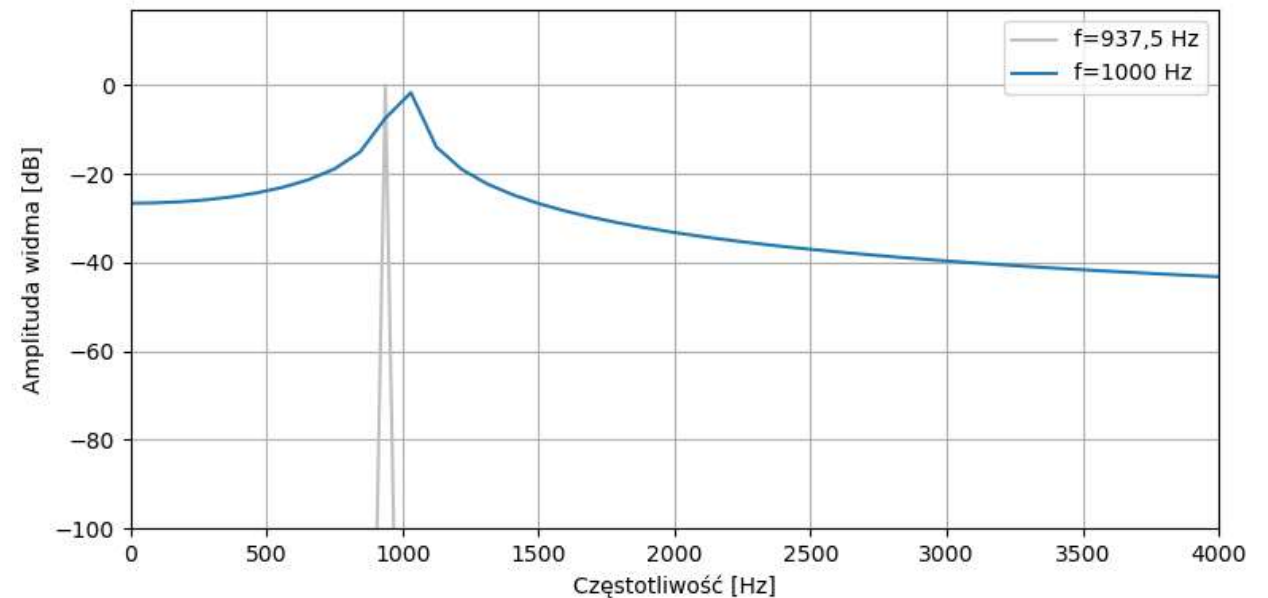
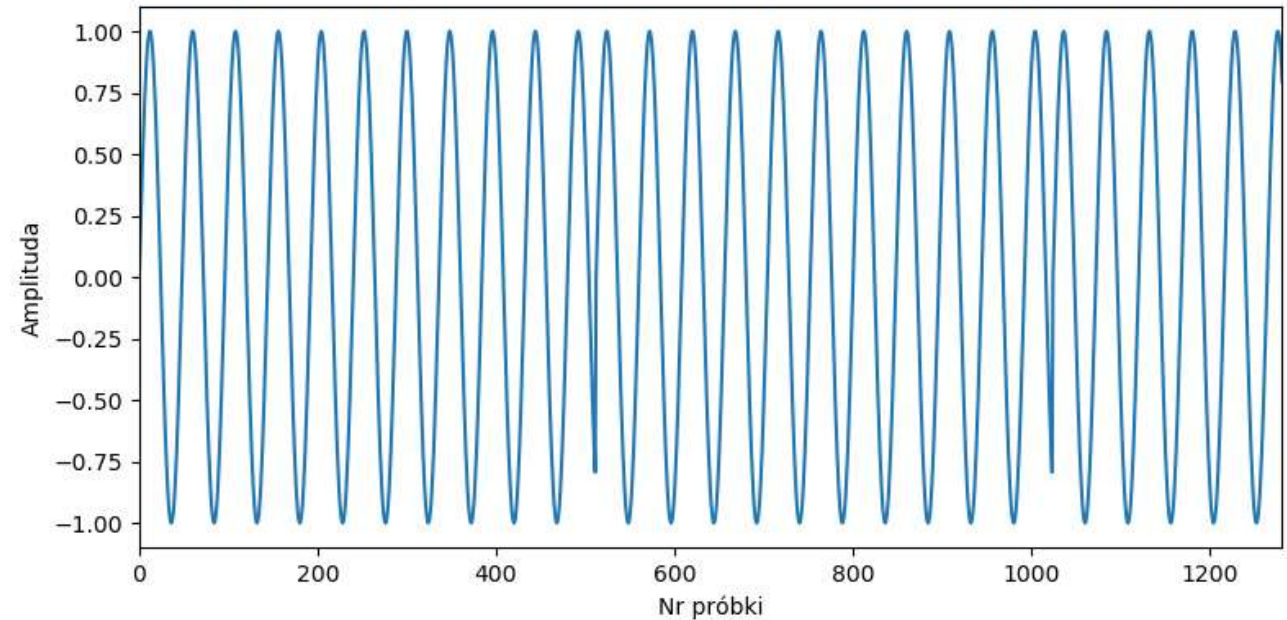
## Okresowość sygnału

- Przekształcenie Fouriera zakłada, że zbiór próbek poddawanych przekształceniu jest dokładnie okresem analizowanego sygnału lub jego wielokrotnością.
- Przykład widma dla sytuacji gdy jest to prawdą ( $f = 937,5$  Hz;  $N = 512$ ):



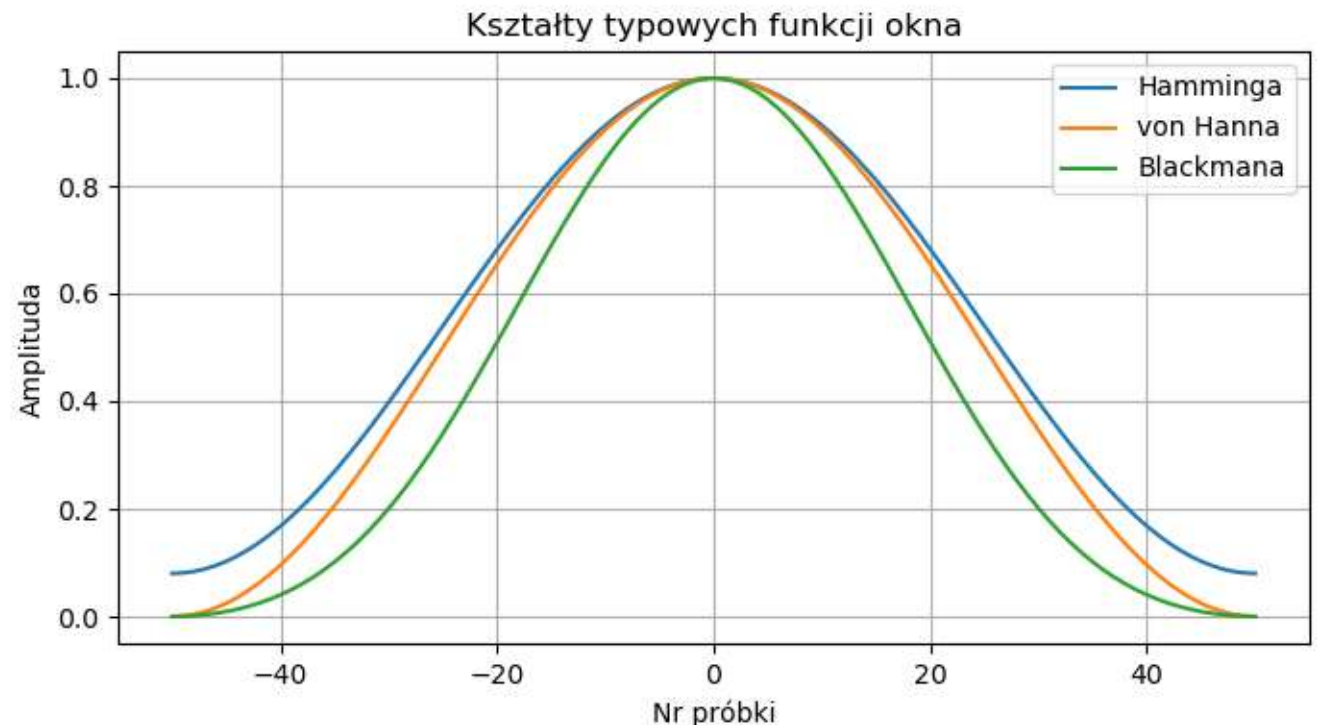
# Okno analizy i przecieki widma

- W praktyce wycinamy fragment dłuższego sygnału za pomocą **okna analizy**.
- Uzyskujemy transformatę przy założeniu, że okno to jest okresem sygnału.
- Ponieważ nie jest to (zazwyczaj) prawdą, powstaje efekt **przecieków widma**
  - amplituda składowej „rozlewa się” na kilka sąsiednich wartości.



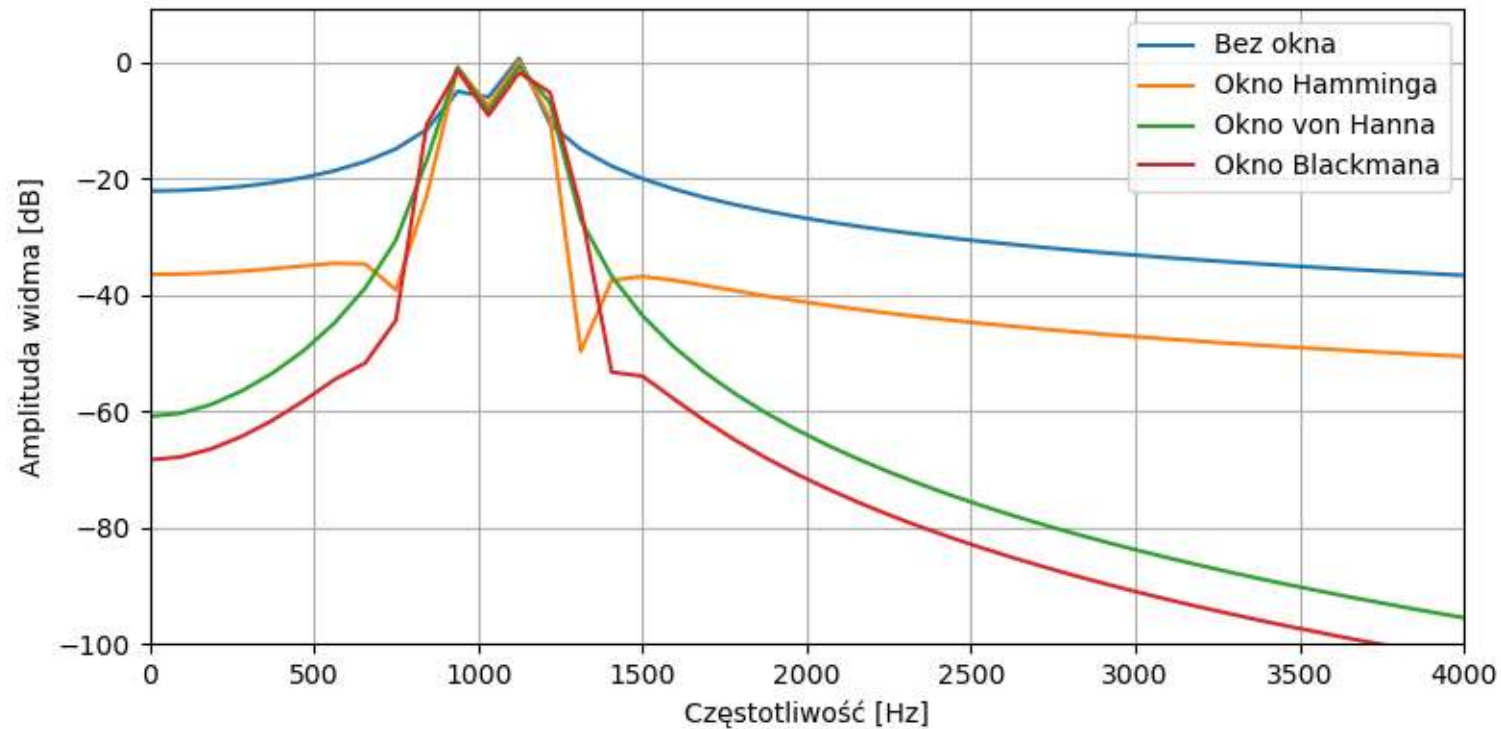
# Funkcje okien czasowych

- Przecieki widma wynikają z nieciągłości przy zapętleniu okna analizy.
- Zmniejszenie przecieków widma uzyskujemy poprzez przemnożenie okna analizy przez funkcję okna czasowego, która tłumi skrajne wartości okna analizy.
- Skutek działania funkcji okna:
  - redukuje „rozlewanie się” amplitudy składowych na sąsiednie wartości,
  - ale jednocześnie poszerza dominujące składowe widmowe – efekt przecieku skupia się w wąskim zakresie.



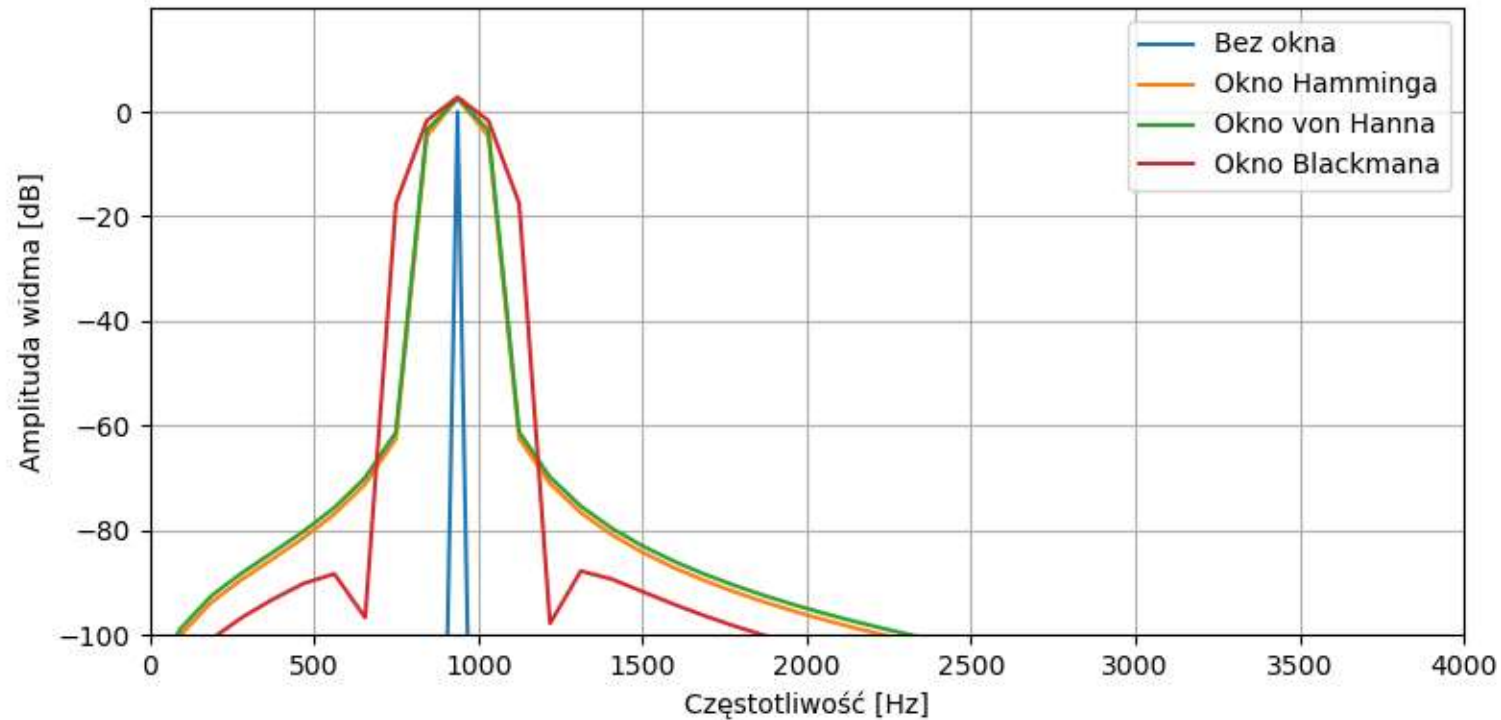
## Wpływ okna czasowego

Zastosowanie funkcji okna w przypadku występowania przecieków widmowych – stłumienie przecieków, poprawa dokładności analizy widmowej.



## Wpływ okna analizy

Zastosowanie funkcji okna w przypadku braku przecieków widmowych – tutaj funkcje okna pogarszają wyniki, poszerzając „pik” widma.



## Uwagi o funkcjach okna

- Nie ma „najlepszego” okna, ale okna Hamminga i von Hanna są najbardziej uniwersalne i najczęściej stosowane w praktyce.
- Okno Blackmana przyda się gdy trzeba silnie stłumić przecieki, kosztem poszerzenia maksimów widmowych.
- Stosujemy funkcje okna gdy analizujemy widmo, np. szukamy maksimów.
- Nie stosujemy funkcji okna przy przetwarzaniu w dziedzinie częstotliwości, gdy później wracamy do dziedziny czasu.
- Normalizacja amplitudy widma przy stosowaniu okna  $w$ :

$$A[n] = \frac{2}{\sum w_i} |X[n]|$$

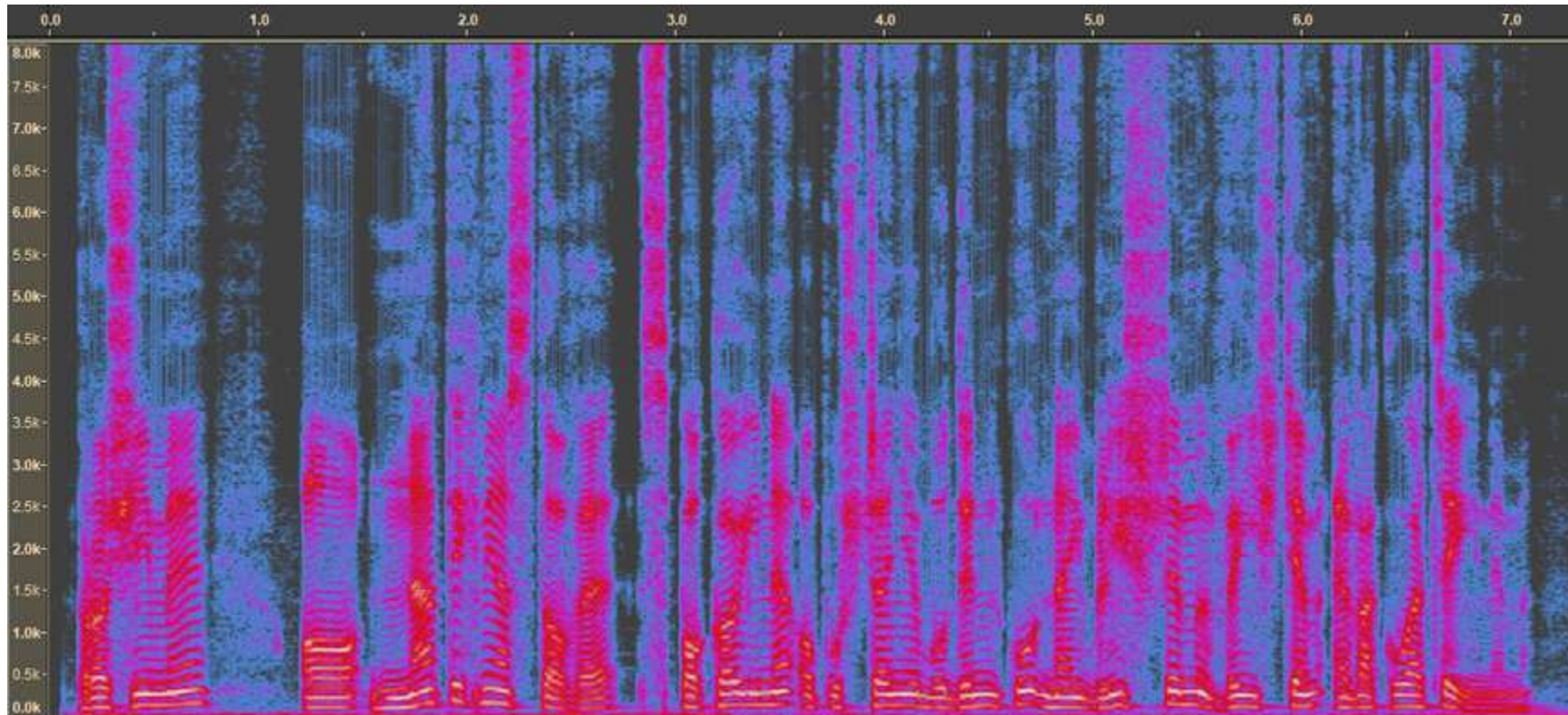


## Analiza sygnału ciągłego

- Przekształcenie Fouriera działa na blokach próbek.
- Analiza ciągłego sygnału wymaga podzielenia go na bloki (okna), dla każdego bloku wykonywane jest przekształcenie Fouriera.
- Nazywane jest to krótkookresowym przekształceniem Fouriera – **STFT** (*Short Term Fourier Transform*).
- Każde obliczone widmo „uśrednia” to co się dzieje wewnątrz danego bloku.
- Tracone są chwilowe zmiany sygnału wewnątrz bloku.

## *Analiza sygnału ciągłego - STFT*

Wynik STFT przedstawia się w formie spektrogramu:  
czas (oś pozioma) – częstotliwość (pionowa) – amplituda (kolor)



# Rozdzielczość czasowa STFT

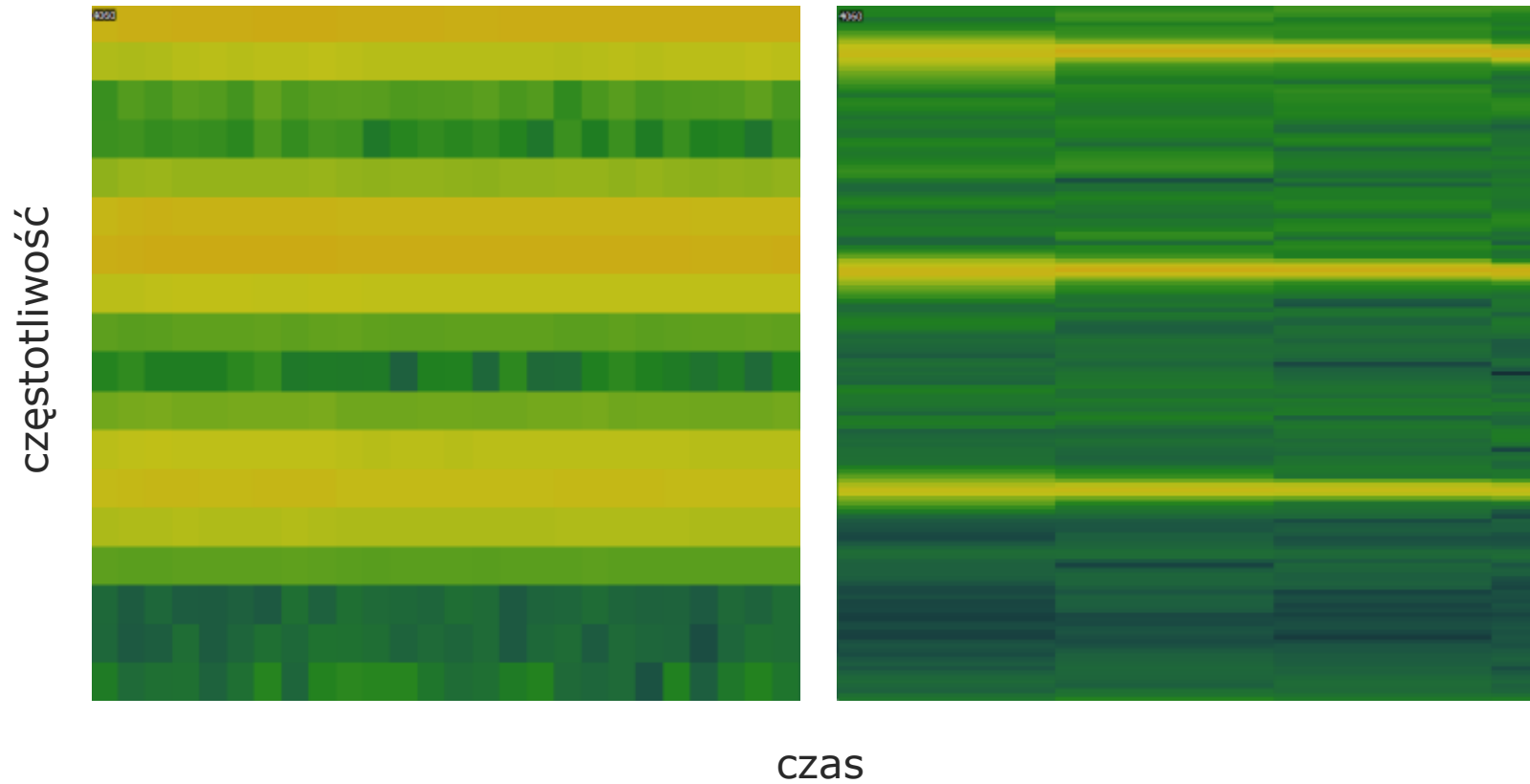
- Rozdzielczość czasowa wynika z długości okna:

$$dt = \frac{N}{f_s} = \frac{1}{df}$$

- Interpretacja: minimalny odstęp czasowy między zdarzeniami w sygnale, które można rozróżnić w analizie STFT.
- Czyli:
  - rozmiar okna musi być **duży**, aby uzyskać dobrą rozdzielczość **częstotliwościową**,
  - rozmiar okna musi być **mały**, aby uzyskać dobrą rozdzielczość **czasową**.
- Nie da się tego pogodzić w analizie STFT. Musimy wybrać właściwy kompromis, zależnie od charakteru sygnału i tego, co chcemy uzyskać.

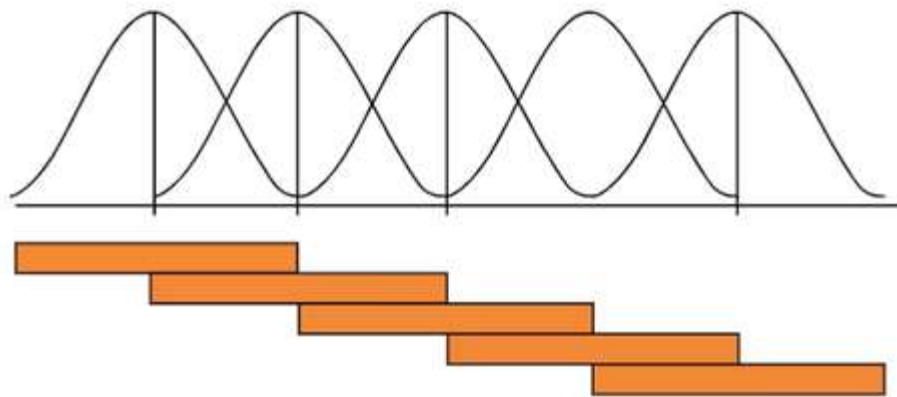
# Rozdzielczość czasowa STFT

Porównanie okien o długości 512 i 4096 próbek.



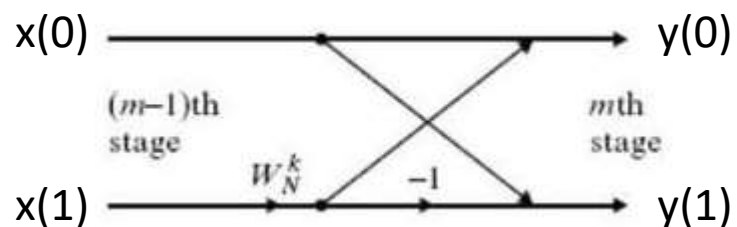
# Zakładkowanie

- **Zakładkowanie** (*overlapping*) polega na tym, że okno analizy przesuwa się o mniej niż długość okna (niektóre próbki są analizowane więcej niż jeden raz).
- Efekt: zniwelowanie wpływu funkcji okna na widmo (tłumienia skrajnych wartości) oraz poprawienie rozdzielczości czasowej.
- Zwykle dla okna Hamminga i von Hanna stosuje się przesunięcie o  $\frac{1}{2}$  długości okna, dla okna Blackmana: o  $\frac{1}{4}$  długości okna.



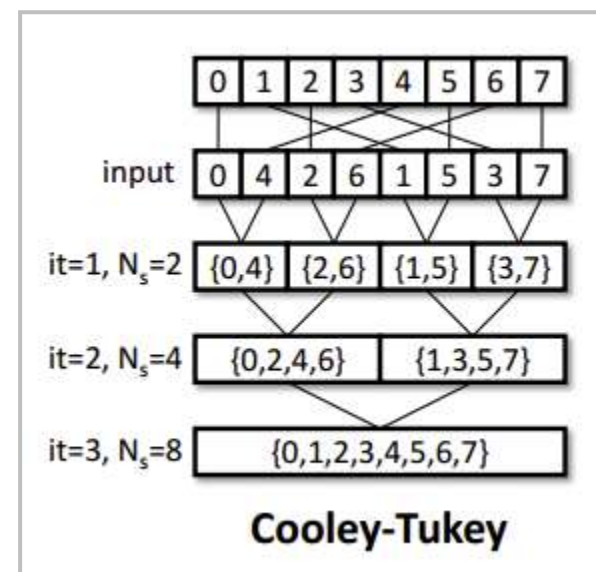
# FFT

- Procesory sygnałowe obliczają transformatę za pomocą szybkiego przekształcenia Fouriera – **FFT** (*Fast Fourier Transform*), algorytm Cooleya-Tukeya.
- Zwykle implementują one algorytm *radix-2*, w którym **rozmiar** transformaty musi być **potęgą dwójki** (np. 512, 1024, 2048).
- Algorytm dzieli blok próbek sukcesywnie na pół, aż dochodzi do transformaty dwóch elementów („motylka”), po czym składa wynik transformaty.
- Algorytmy na „zwykłych procesorach” zazwyczaj obsługują dowolny rozmiar transformaty, ale najszybciej działają dla potęg dwójki.



$$y(0) = x(0) + x(1) \cdot W_n^k$$

$$y(1) = x(0) - x(1) \cdot W_n^k$$



# Porównanie złożoności: FFT i DFT

Dane z: Mark McKeown, FFT Implementation on the TMS320VC5505, TMS320C5505, and TMS320C5515 DSPs (SPRABB6A)

FFT Length	Direct DFT Computation		Radix-2 FFT	
	Complex Multiplications	Complex Additions	Complex Multiplications	Complex Additions
128	16,384	16,256	448	896
256	65,536	65,280	1,024	2,048
512	262,144	264,632	2,304	4,608
1024	1,048,576	1,047,552	5,120	10,240

Dla *radix-2* z  $N=1024$ : ok. 5 tysięcy operacji mnożenia liczb zespolonych dla FFT, w porównaniu do ponad miliona operacji dla DFT (200× więcej).

## *FFT na procesorach sygnałowych*

- Architektura i lista rozkazów procesorów sygnałowych umożliwiają szybkie obliczanie FFT.
- Niektóre procesory sygnałowe mają specjalne koprocesory tylko do FFT.
- Procesor: C5535: sprzętowe przyspieszenie FFT (HWFFT), FFT i IFFT o rozmiarach: 8, 16, 32, 64, 128, 512, 1024 (dla sygnałów rzeczywistych również 2048).
- Producent procesora zwykle dostarcza zoptymalizowane procedury FFT napisane w asemblerze, z których powinniśmy korzystać.
- Często są to tylko implementacje radix-2, a więc rozmiar transformaty musi być potęgą dwójki.
- Można napisać samodzielnie algorytm FFT, ale trudno jest napisać działający szybciej niż już istniejący i przetestowany.



# FFT na procesorze C5535

- Instrukcje procesora do obliczania FFT i IFFT są dostępne z poziomu języka C.
- Wygodniej jest stosować funkcje z biblioteki *DSPLIB* dla wartości rzeczywistych (*rfft*) i zespolonych (*cfft*).

Dokumentacja: SPRU422J

Functions	Description
void cfft (DATA *x, ushort nx, type)	Radix-2 complex forward FFT – MACRO
void cfft32 (LDATA *x, ushort nx, type);	32-bit forward complex FFT
void ciff (DATA *x, ushort nx, type)	Radix-2 complex inverse FFT – MACRO
void ciff32 (LDATA *x, ushort nx, type);	32-bit inverse complex FFT
void cbrev (DATA *x, DATA *r, ushort n)	Complex bit-reverse function
void cbrev32 (LDATA *a, LDATA *r, ushort)	32-bit complex bit reverse
void rfft (DATA *x, ushort nx, type)	Radix-2 real forward FFT – MACRO
void riff (DATA *x, ushort nx, type)	Radix-2 real inverse FFT – MACRO
void rfft32 (LDATA *x, ushort nx, type)	Forward 32-bit Real FFT (in-place)
void riff32 (LDATA *x, ushort nx, type)	Inverse 32-bit Real FFT (in-place)

## Zapis zespolonego widma

- Wartości widma są zespolone.
- Część rzeczywista i część zespolona wartości widmowych są zapisywane jako osobne liczby, jedna po drugiej:  
 $\text{Re}(0), \text{Im}(0), \text{Re}(1), \text{Im}(1), \text{Re}(2), \text{Im}(2), \text{Re}(3), \text{Im}(3), \dots$
- Każda część zapisywana jako Q15 (*short*) lub Q31 (*long*).
- Do obliczenia IFFT musimy zapisać widmo w powyższej formie.
- Funkcja *cfft* wymaga sygnału zespolonego. Jeżeli mamy sygnał rzeczywisty, musimy wstawić zera między wartości rzeczywiste.
- Funkcja *rfft* działa dla sygnału rzeczywistego. Zapis widma:  
 $\text{Re}(0), \text{Re}(\text{Nyquist}), \text{Re}(1), \text{Im}(1), \text{Re}(2), \text{Im}(2), \text{Re}(3), \text{Im}(3), \dots$
- Rozmiar transformaty: 8, 16, 32, 64, 128, 512, 1024, (tylko *rfft*) 2048.

## FFT sygnału rzeczywistego za pomocą DSPLIB

- Obliczenie FFT dla sygnału rzeczywistego za pomocą *DSPLIB*: funkcja *rfft*:

```
void rfft (DATA *x, ushort nx, type);
```

- Argumenty:
  - *x*: wskaźnik do tablicy zawierającej próbki sygnału – zostanie ona nadpisana przez widmo (!); typ *DATA* jest aliasem *short* (liczby 16-bitowe).
  - *nx*: liczba próbek w tablicy,
  - *type* – zwykle podajemy stałą *SCALE*, która dzieli wartości przez 2 po każdym etapie (co zmniejsza rozdzielczość wartości widma); stała *NOSCALE* wyłącza skalowanie, ale znacznie zwiększa to ryzyko przepełnienia zakresu.

```
rfft(tablica, 1024, SCALE);
```

# Konfiguracja projektu do obliczania FFT

Funkcje FFT z DSPLIB wymagają spełnienia następujących warunków (przykład dla  $N = 2048$ ).

- Konfiguracja pamięci w pliku *.cmd*:

```
.fftcode      >  SARAM0  
.data:twiddle >  SARAM1, align(2048)  
.input       >  DARAM0, align(4)
```

- Deklaracja tablicy *dane* (nazwa przykładowa) do obliczania FFT w kodzie C:

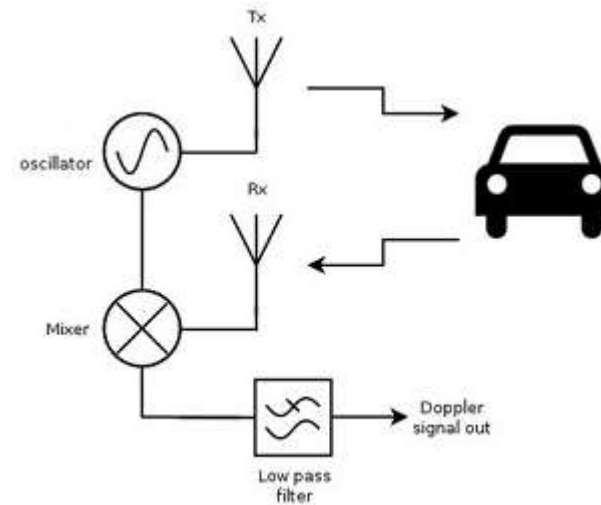
```
#pragma DATA_SECTION (dane, ".input")  
DATA dane[2048];
```

- Nazwa sekcji *.input* jest przykładowa, można użyć dowolnej. Pozostałe dwie sekcje są zdefiniowane w kodzie procedury FFT.

# Praktyczny projekt - radar dopplerowski

Zastosowanie procesora sygnałowego do analizy sygnału z mikrofalowego, dopplerowskiego czujnika radarowego.

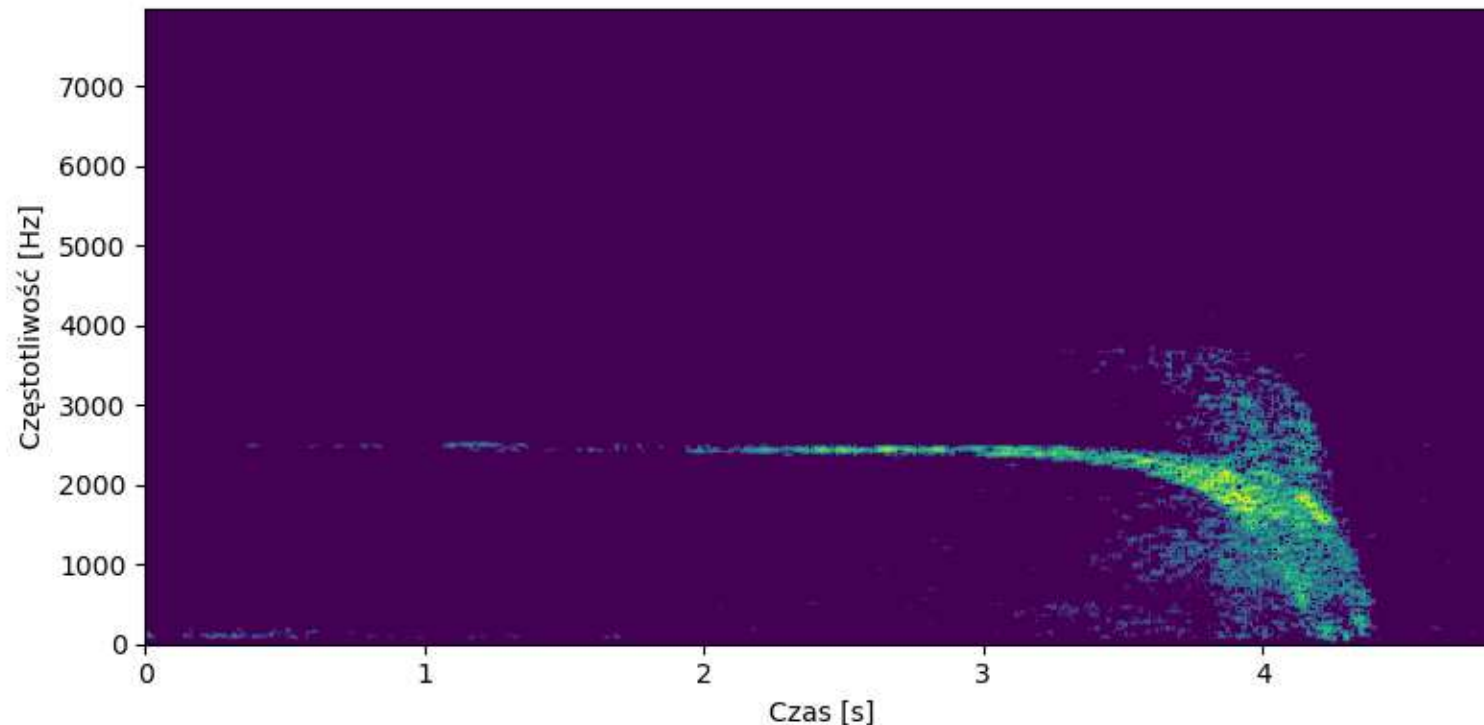
- Nadajnik emituje falę elektromagnetyczną – sinus o częstotliwości 24,125 GHz.
- Odbiornik zbiera falę odbitą od obiektu.
- Na skutek efektu Dopplera, odbita fala ma inną częstotliwość niż nadana.
- Różnica częstotliwości jest proporcjonalna do prędkości obiektu.
- Sygnał różnicowy z miksera czujnika leży w paśmie akustycznym.



# Spektrogram sygnału z czujnika

Sygnał różnicowy – spektrogram dla przejazdu samochodu.

Nasze zadanie: wyodrębnić dominującą składową widma, znaleźć jej częstotliwość i przeliczyć na prędkość pojazdu.



## Schemat przetwarzania sygnału

- Przychodzące próbki sygnału zapisujemy w buforze kołowym o rozmiarze 2048 próbek (liczby *short* w formacie Q15).
- Okno analizy jest przesuwane o 1024 próbek (zakładkowanie  $\frac{1}{2}$  długości okna).
- Gdy mamy zapisanych 1024 nowych próbek:
  - przechodzimy pętlą po próbkach w buforze kołowym, w kolejności od najstarszej do najmłodszej,
  - mnożymy próbkę przez odpowiednią wartość okna Hamminga (funkcja *\_smpy*),
  - zapisujemy wynik mnożenia do bufora liniowego,
  - obliczamy FFT,
  - obliczamy widmo mocy (kwadrat modułu widma),
  - szukamy maksimum widmowych,
  - jeżeli je znajdziemy – obliczamy prędkość pojazdu.

## Funkcja okna

- Nie ma sensu obliczanie wartości okna Hamminga za każdym razem (choć jest to możliwe). Współczynniki są stałe dla ustalonej długości okna.
- Obliczamy wartości okna w zewnętrznym programie, konwertujemy do formatu Q15 i zapisujemy je w stałej tablicy (*const short*) w kodzie C.
- Uwaga: maksymalna wartość okna wynosi 1. Nie można zapisać jedynki w Q15! Należy przeskalować wartości zmiennoprzecinkowe aby nie było przepełnienia.

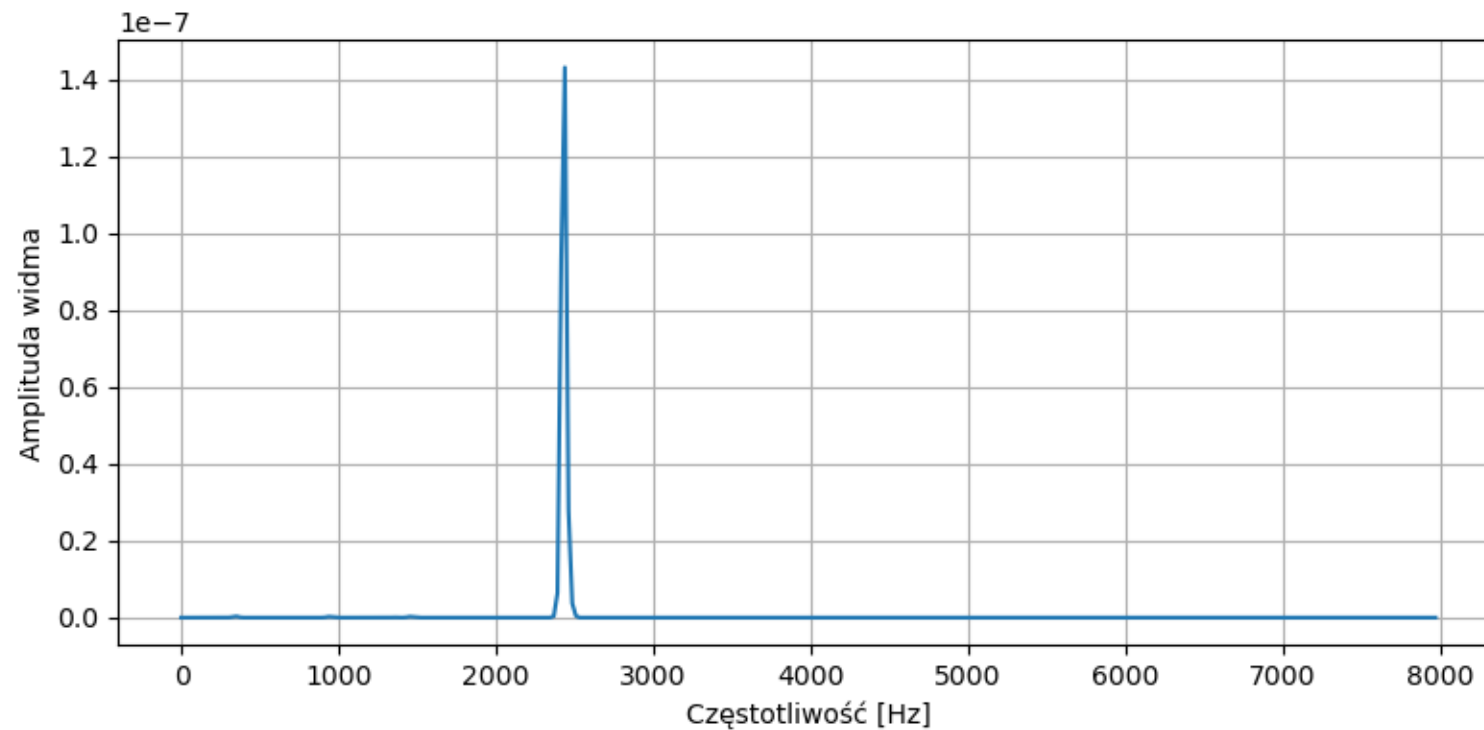


## Obliczanie widma mocy

- Obliczamy widmo zespolone korzystając z funkcji *rfft*.
- Obliczamy widmo mocy:
  - przechodzimy pętlą po parach (Re, Im) liczb w wyniku *rfft*,
  - obliczamy kwadrat każdej liczby (*\_smpy*),
  - dodajemy część rzeczywistą do urojonej,
  - zapisujemy w buforze (możemy użyć tego samego bufora).
- Gdybyśmy chcieli uzyskać widmo amplitudowe, trzeba byłoby obliczyć jeszcze pierwiastek z każdego wyniku (funkcja *sqrt\_16* z DSPLIB).
- Jeśli potrzebujemy dokładnych wartości amplitudy, dzielimy wyniki przez 1024.

## Widmo dla pojedynczego bloku

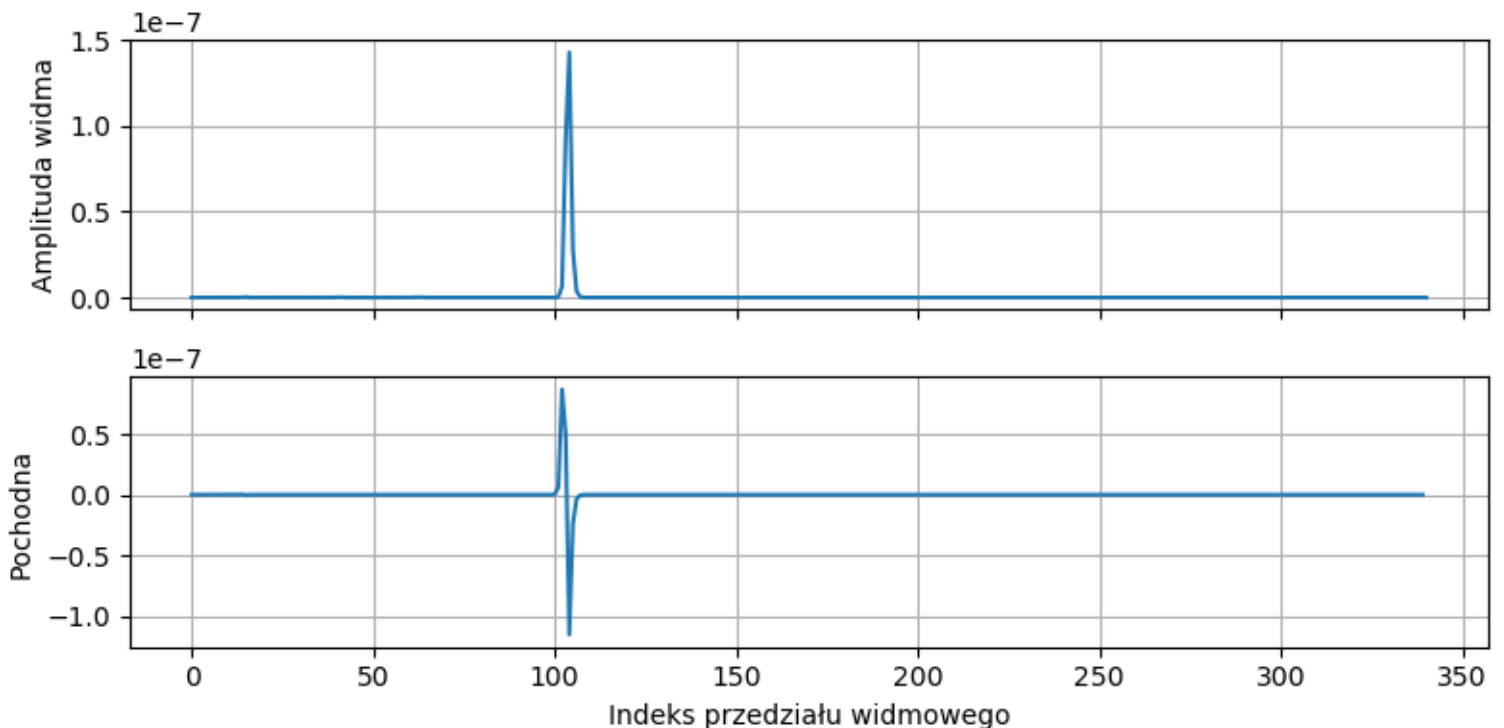
Następnie analizujemy obliczone widmo, szukając maksimum.



# Wyszukiwanie maksimum

Istnieje wiele metod szukania maksimum. Jedna z prostszych:

- obliczamy pochodną widma, czyli od danej próbki widma odejmujemy poprzednią,
- jeżeli pochodna zmienia znak z dodatniej na ujemną, oznacza to maksimum,
- dodatkowo musimy założyć minimalny próg amplitudy widmowej, aby wyeliminować wpływ szumu,
- można zadać dodatkowe parametry, np. maksymalną szerokość „prążka” (eliminacja szerokich maksimumów).



## Obliczenie prędkości

Znajdujemy maksimum widma dla wartości  $n = 104$ .

Pozostało obliczenie prędkości obiektu.

- Zależność między częstotliwością a prędkością:  
 $v \approx 0,02234 \cdot f$  (wynika ze wzoru Dopplera)
- Zależność między indeksem widma a częstotliwością, zakładając  $f_s = 48$  kHz:  
 $f = 23,4375 \cdot n$
- Zatem:  $v \approx 0,52425 \cdot n$  [km/h]
- W zapisie Q15:  $v \approx 17179 \cdot n$
- Obliczamy:  $104 * 17179 = 1786616$
- W przeliczeniu na format zmiennoprzecinkowy:  
 $1786616 / 32768 \approx 54,52$  km/h (dokładne obliczenia: 54,541)

## Dokładniejsze wyszukiwanie maksimum

- Możemy dokładniej obliczyć częstotliwość maksimum, chociaż jest to algorytm raczej dla zmiennoprzecinkowych procesorów, ponieważ wymaga dzielenia.
- Dowolne trzy punkty wyznaczają parabolę.
- Dopasowujemy parabolę do znalezionej maksymalnej próbki i do jej dwóch sąsiadów. Wartości tych próbek kolejno:  $a$ ,  $b$ ,  $c$ .
- Dokładne położenie maksimum:

$$m = n + \frac{1}{2} \frac{a - c}{a - 2b + c}$$

- W naszym przykładzie:  $m = 103,8$ ;  $v = 54,42$  (było 54,52).

Źródło: [https://ccrma.stanford.edu/~jos/sasp/Quadratic\\_Interpolation\\_Spectral\\_Peaks.html](https://ccrma.stanford.edu/~jos/sasp/Quadratic_Interpolation_Spectral_Peaks.html)

## Dokładniejsze wyszukiwanie maksimum

Wynik dopasowania paraboli i znalezione maksimum (×):

