

Signály a informace

Přednáška č.6

Diskrétní Fourierova transformace (DFT a FFT)

Připomenutí předchozích přednášek

Frekvenční analýza je důležitá pro získání informací obsažených v signálu

Zahrnuje určení amplitudového a fázového spektra

U spojitých periodických signálů je spektrum čárové (nenulové hodnoty amplitud a fáze jsou pouze harmonických složek – zákl. a vyšší harmonické)

U číslicových signálů je rozsah frekvencí omezen pouze na 0 až $F_s/2$,

Při vzorkování nebo generování signálu jsou vyšší frekvence přeloženy do pásma 0 až $F_s/2$.

Fourierovy řady - připomenutí

Umožňují rozklad libovolného spojitého periodického signálu na harm. složky, z nichž lze signál opět beze ztráty složit.

Polární a exponenciální tvar Fourierových řad:

$$x(t) = \sum_{k=0}^{\infty} c_k \cos(k\omega_0 t + \varphi_k)$$

$$x(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} X_k e^{jk\omega_0 t}$$

Vztah mezi nimi

$$\begin{aligned} x(t) &= \sum_{k=0}^{\infty} c_k \cos(k\omega_0 t + \varphi_k) = \sum_{k=0}^{\infty} c_k (e^{j(k\omega_0 t + \varphi_k)} + e^{-j(k\omega_0 t + \varphi_k)}) / 2 = \\ &= \sum_{k=0}^{\infty} \left(\frac{c_k}{2} \cdot e^{j\varphi_k} e^{jk\omega_0 t} + \frac{c_k}{2} \cdot e^{-j\varphi_k} e^{-jk\omega_0 t} \right) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} X_k e^{jk\omega_0 t} \end{aligned}$$

Exponenciální tvar je vhodnější pro praktický výpočet. Popisuje signál jako součet exponenciál s kladnými a zápornými frekvencemi. Modul koeficientů u kladných a záporných frekvencí je stejný a je poloviční v porovnání s koeficienty v polárním tvaru, fáze u záporných frekvencí jsou opačné vzhledem k fázím u kladných koeficientů.

Platí tedy

$$X_k = \frac{c_k}{2} \cdot e^{j\varphi_k} \qquad c_k = 2 |X_k| \qquad X_{-k} = X_k^*$$

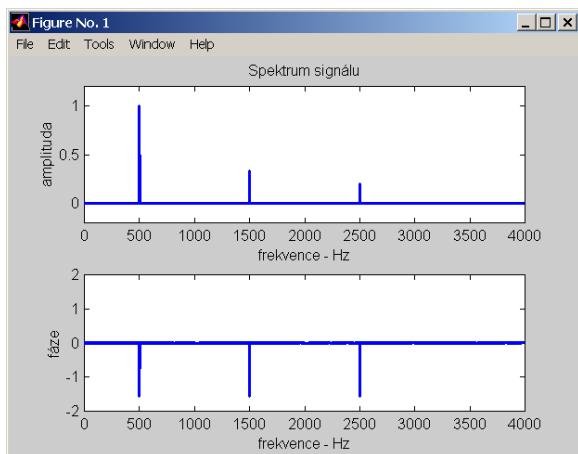
Jednostranné a dvoustranné spektrum

Jednostranné spektrum vychází z polárního tvaru a zobrazuje pouze kladné frekvence.

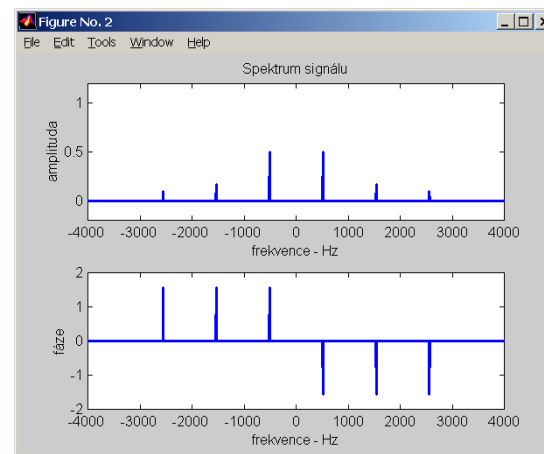
Dvoustranné spektrum vychází z exponenciálního tvaru a zobrazuje kladné a záporné frekvence.

Příklad
$$x(t) = \cos(2\pi ft - \frac{\pi}{2}) + \frac{1}{3} \cos(2\pi 3ft - \frac{\pi}{2}) + \frac{1}{5} \cos(2\pi 5ft - \frac{\pi}{2})$$

jednostranné spektrum



dvoustranné spektrum



Oba typy spekter jsou samozřejmě **ekvivalentní** co do obsahu informace.

Spektrum používané **v praxi je jednostranné**, většina výpočetních postupů však počítá dvoustranné spektrum, z něhož snadno odvodíme jednostranné.

Spektrum u číslicových signálů

Problémy s jeho určením:

1. Na číslicové signály nelze přímo aplikovat FŘ, protože tyto nejsou popsány analytickou funkcí.
2. Signály analyzované v praxi jsou konečné a více či méně náhodné.

Proč potřebujeme nástroje na jeho určení:

1. Číslicové signály jsou dnes v praxi mnohem častější než analogové.
2. K dispozici je HW (AD a DA převodníky, speciální procesory DSP), které umožňují provádět velmi složité procedury s prakticky libovolným signálem.

Diskrétní Fourierovy řady (1)

Jsou aplikovatelné na periodické číslicové signály.

Požadavek: pro vzorkovaný periodický signál musí dávat **stejný výsledek** (stejně spektrum) jako pro pův. nevzorkovaný signál.

Vztah:
$$X[k] = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x[n] \cdot e^{-j2\pi nk/N}$$

určuje jak vypočítat komplexní spektrální koeficient $X[k]$ z N vzorků vstupního číslicového signálu.

Např. pro $N = 4$

$$X[0] = \frac{1}{4} (x[0] \cdot e^{-j2\pi 0 \cdot 0/4} + x[1] \cdot e^{-j2\pi 1 \cdot 0/4} + x[2] \cdot e^{-j2\pi 2 \cdot 0/4} + x[3] \cdot e^{-j2\pi 3 \cdot 0/4})$$

$$X[1] = \frac{1}{4} (x[0] \cdot e^{-j2\pi 0 \cdot 1/4} + x[1] \cdot e^{-j2\pi 1 \cdot 1/4} + x[2] \cdot e^{-j2\pi 2 \cdot 1/4} + x[3] \cdot e^{-j2\pi 3 \cdot 1/4})$$

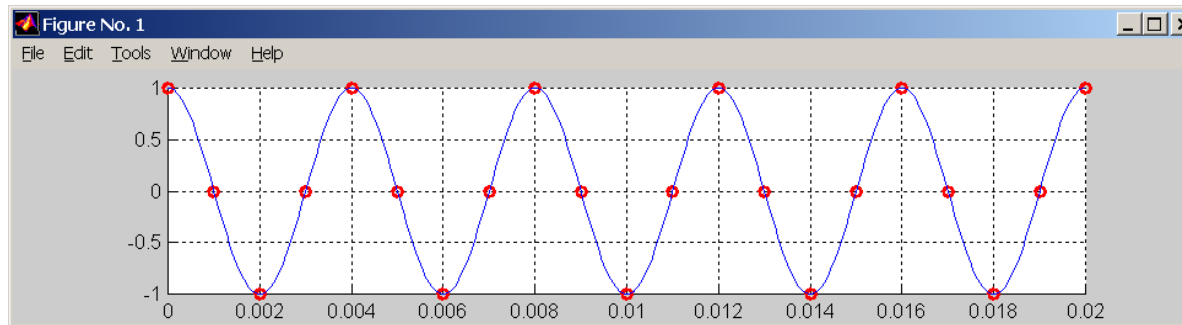
$$X[2] = \frac{1}{4} (x[0] \cdot e^{-j2\pi 0 \cdot 2/4} + x[1] \cdot e^{-j2\pi 1 \cdot 2/4} + x[2] \cdot e^{-j2\pi 2 \cdot 2/4} + x[3] \cdot e^{-j2\pi 3 \cdot 2/4})$$

$$X[3] = \frac{1}{4} (x[0] \cdot e^{-j2\pi 0 \cdot 3/4} + x[1] \cdot e^{-j2\pi 1 \cdot 3/4} + x[2] \cdot e^{-j2\pi 2 \cdot 3/4} + x[3] \cdot e^{-j2\pi 3 \cdot 3/4})$$

Pro $k \geq N$ bychom dostali tytéž hodnoty, protože členy $e^{-j2\pi nk/N}$ generují periodickou posloupnost s periodou N , tudíž i spektrum je periodické

Diskrétní Fourierovy řady – příklad (1)

Příklad: Mějme signál $x(t) = \cos 2\pi 250t$ vzorkovaný na 1 kHz
Určeme jeho spektrum.



Periodu tvoří 4 vzorky, tj $N = 4$, $x[0]=1$, $x[1]=0$, $x[2]= -1$, $x[3]=0$
pro výpočet spektra můžeme použít rovnice na předchozí stránce

$$X[0] = \frac{1}{4}(x[0] \cdot e^{-j2\pi 0.0/4} + x[1] \cdot e^{-j2\pi 1.0/4} + x[2] \cdot e^{-j2\pi 2.0/4} + x[3] \cdot e^{-j2\pi 3.0/4}) = \frac{1}{4}(1.1 + 0.1 - 1.1 + 0.1) = 0$$

$$X[1] = \frac{1}{4}(x[0] \cdot e^{-j2\pi 0.1/4} + x[1] \cdot e^{-j2\pi 1.1/4} + x[2] \cdot e^{-j2\pi 2.1/4} + x[3] \cdot e^{-j2\pi 3.1/4}) = \frac{1}{4}(1 + 0 + (-1) \cdot (-1) + 0) = 0,5$$

$$X[2] = \frac{1}{4}(x[0] \cdot e^{-j2\pi 0.2/4} + x[1] \cdot e^{-j2\pi 1.2/4} + x[2] \cdot e^{-j2\pi 2.2/4} + x[3] \cdot e^{-j2\pi 3.2/4}) = \frac{1}{4}(1.1 + 0.1 - 1.1 + 0.1) = 0$$

$$X[3] = \frac{1}{4}(x[0] \cdot e^{-j2\pi 0.3/4} + x[1] \cdot e^{-j2\pi 1.3/4} + x[2] \cdot e^{-j2\pi 2.3/4} + x[3] \cdot e^{-j2\pi 3.3/4}) = \frac{1}{4}(1 + 0 + (-1) \cdot (-1) + 0) = 0,5$$

Koeficienty $X[k]$ patří k harmonickým složkám na frekvencích $k \cdot (Fs/N)$, tedy na frekvencích 0 Hz, 250 Hz, 500 Hz, 750 Hz

Diskrétní Fourierovy řady – příklad (2)

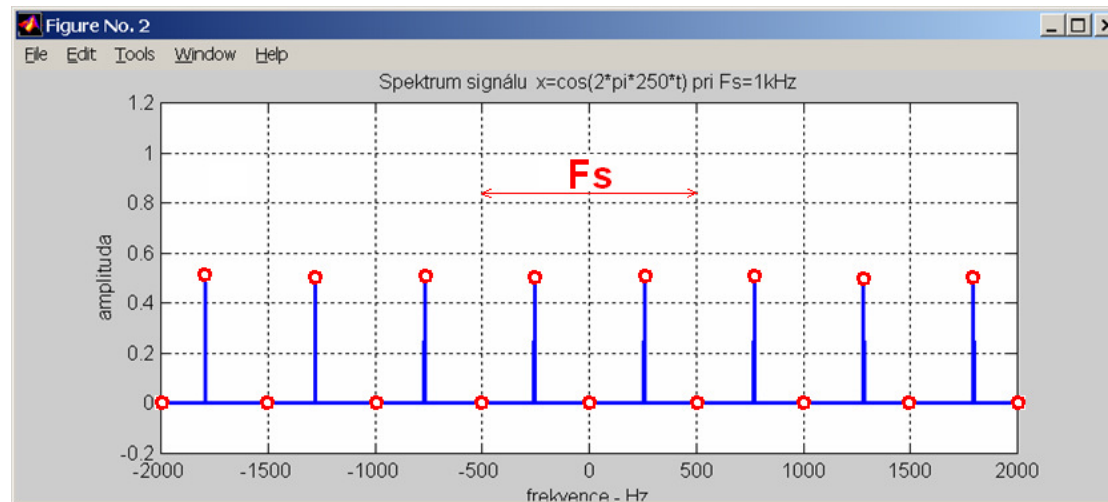
Složka na frekvenci 0 Hz má (komplexní) koeficient 0

250 Hz 0,5

500 Hz 0

750 Hz 0,5

U číslic.signálů však **neexistují frekvence nad $F_s/2$** , dojde tedy k přesunutí
z 500 Hz na 0 Hz a ze 750 Hz na - 250 Hz



V jednostranném spektru neuvažujeme záporné frekvence, takže budeme mít složky pouze na frekvencích:

0 Hz s koeficientem 0, a 250 Hz s koeficientem $0,5 + 0,5 = 1$

Diskrétní Fourierovy řady - shrnutí

K výpočtu spektra u periodických číslicových signálů

lze použít vztah:

$$X[k] = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x[n] \cdot e^{-j2\pi nk/N}$$

Výsledné spektrum je stejně jako u nevzorkovaného signálu

Poznámky:

1. Je-li signál popsán N vzorky, stačí spočítat pouze prvních $N/2$ hodnot spektra. Dalšíh $N/2$ hodnot jsou čísla komplexně sdružená a není třeba je počítat. Při praktické interpretaci je třeba amplitudu násobit číslem 2.
2. Výpočtem podle výše uvedeného vztahu dostaneme *diskrétní spektrum*, nebo také *vzorkované spektrum* s hodnotami komplexních koeficientů na frekvencích $k \cdot F_s/N$.
3. Spektrum můžeme počítat i pro $k > N$, dostaneme však stejné hodnoty jako pro základní interval $-N/2 < k < N/2$. Spektrum číslicových signálů je totiž **periodické** s periodou F_s .

Od periodických signálů k obecným

Spojité signály (popsané analytickou funkcí)

Na neperiodický signál se nahlíží jako na signál, jehož $T \rightarrow \infty$.

Místo Fourier.řad se používá **Fourierova transformace (FT)**:

$$X(f) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t) \exp(-j2\pi ft) dt$$

Důsledek: Protože $T \rightarrow \infty$, $\Delta f \rightarrow 0$ spektrum je *spojité*

Číslicové signály (popsané konečnou sekvencí hodnot)

Na danou sekvenci hodnot pohlížíme, jakoby by byla *jednou periodou* periodického signálu.

Pak můžeme použít **Diskrétní Fourierovu transformaci (DFT)**, která je popsána **úplně stejným** vztahem jako DFŘ.

$$X[k] = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x[n] \exp(-j2\pi nk / N)$$

Důsledek: Spektrum číslicového signálu je *diskrétní a periodické*

Diskrétní Fourier. Transformace (1)

Definiční vztah

$$X[k] = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x[n] \exp(-j2\pi nk / N)$$

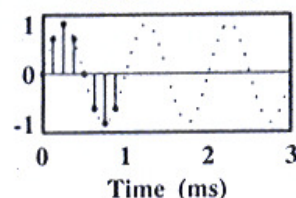
Použití:

1. **Vstupem** je N hodnot číslic. signálu (podle předpokladu jde o 1 periodu)
2. **Výstupem** je N hodnot komplexních koeficientů spektra na normovaných frekvencích k/N , tj. na reálných frekvencích $k.F_s/N$.
3. Spektrum je **periodické** s periodou F_s , tj. pro $k > N$ dostaneme tytéž hodnoty
4. Hodnoty koeficientů pro $N/2 < k < N$ jsou **komplexně sdružené** s prvními $N/2$ hodnotami, netřeba je počítat. Při určování modulu klasického jednostranného spektra je nutné **násobit dvěma**.
5. Pokud vybraných N vzorků signálu **netvoří jednu periodu** (v praxi se to stává téměř vždy), jsou výsledné hodnoty pouze **aproximací** spektra, zatíženou různými systémovými chybami, např. tzv. *rozmazání spektra*.

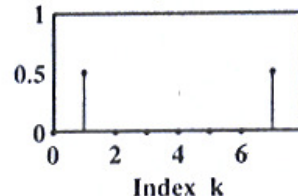
Diskrétní Fourier. Transformace (2)

Ilustrace – závislost na počtu vzorků N (harm. signál 1 kHz)

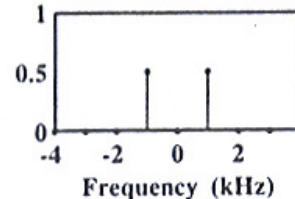
1 kHz sine: $D=1$, $N=8$



DFS magnitude vs. k

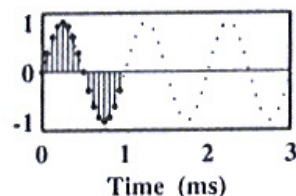


Reordered IDFS!: $f_0 = 1$ kHz

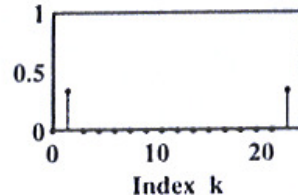


$F_s = 8$ KHz, 8 vzorků na periodu, rozlišení ve spektru 1 kHz

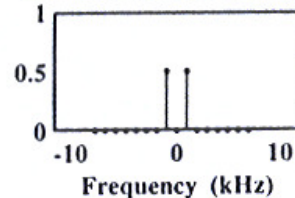
1 kHz sine: $D=1$, $N=16$



DFS magnitude vs. k

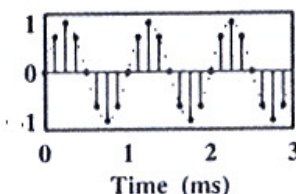


Reordered IDFS!: $f_0 = 1$ kHz

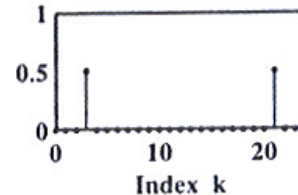


$F_s = 16$ KHz, 16 vzorků na periodu, rozlišení ve spektru 1 kHz

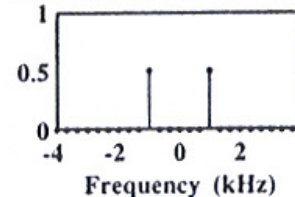
1 kHz sine: $D=3$, $N=24$



DFS magnitude vs. k

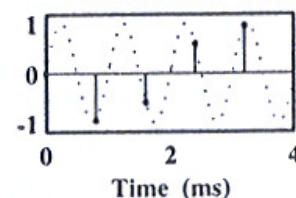


Reordered IDFS!: $f_0 = 1/3$ kHz

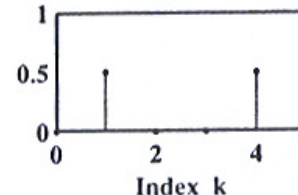


$F_s = 8$ KHz, 8 vzorků na periodu, celkem 24 vzorků, rozlišení ve spektru 0,33 kHz

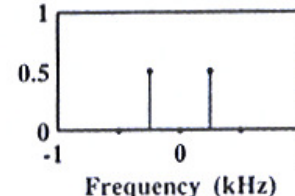
1 kHz sine: $D=4$, $N=5$



DFS magnitude vs. k



Reordered IDFS!: $f_0 = 1/4$ kHz



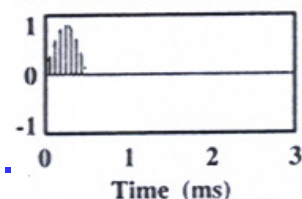
$F_s < 2$ KHz, méně než 2 vzorky na periodu,, dochází k aliasingu

Závěr: N určuje velikost rozlišení frekvencí ve spektru

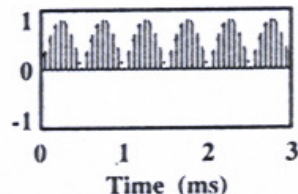
Diskrétní Fourier. Transformace (3)

Ilustrace – závislost na výřezu (harm. signál 1 kHz)

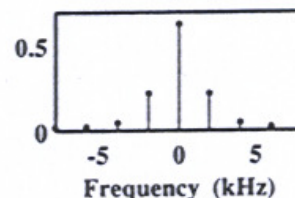
(f) 1 kHz sine: $D=0.5$, $N=8$



Periodic extension

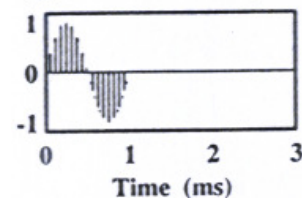


DFS magnitude: $f_0 = 2$ kHz

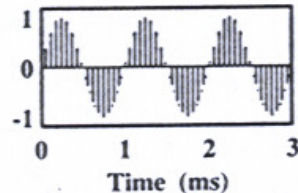


N vzorků zde reprezentuje jen půlperiodu, spektrum odpovídá právě takto opakované půlperiodě

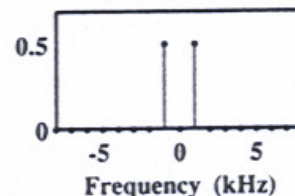
(g) 1 kHz sine: $D=1$, $N=16$



Periodic extension

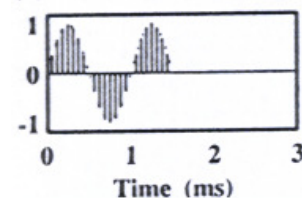


DFS magnitude: $f_0 = 1$ kHz

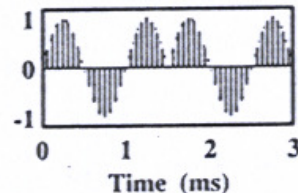


N vzorků reprezentuje celou periodu, spektrum je správné

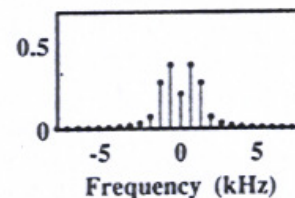
(h) 1 kHz sine: $D=1.5$, $N=24$



Periodic extension

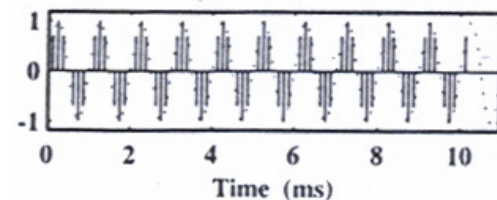


DFS magnitude: $f_0 = 2/3$ kHz

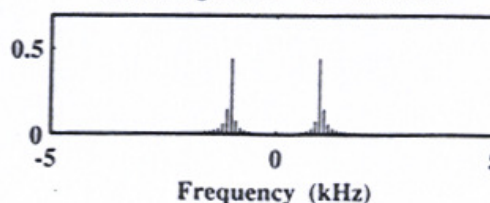


N vzorků zde reprezentuje 1,5 periody, tomu odpovídá vypočtené spektrum

(i) PE of 1 kHz sine: $D=10.25$, $N=82$



DFS magnitude: $f_0 = 4/41$ kHz



N vzorků reprezentuje necelý násobek periody, „rozmazané“ spektrum

Závěr: pokud N nerepresentuje periodu, spektrum je „rozmazané“

Diskrétní Fourier. Transformace (4)

Při analýze neznámých signálů neznáme jejich periodu, signály navíc nemusí být ani periodické, prakticky **vždy tedy dojde k rozmazání spektra (objeví se neexistující složky)**

Okénkovací funkce (window function) – řeší otázku, jak nejlépe provést výřez, a alespoň částečně eliminovat rozmazání

Obdélníkové okno

(prostý výřez signálu)

`boxcar(N)`

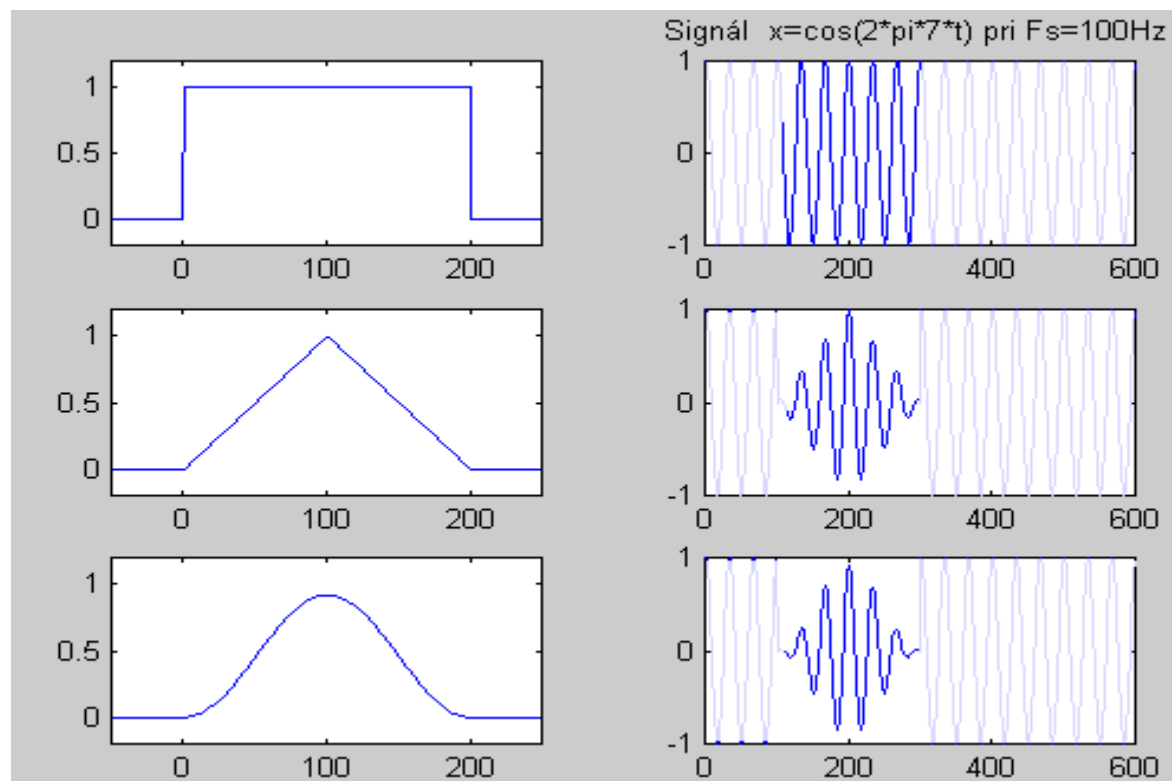
Trojúhelníkové okno

(násobení trojúhel. funkcí)

`bartlett(N)`

Hammingovo okno

`hamming(N)`



Diskrétní Fourier. Transformace (5)

Vliv okénkovacích funkcí

Provést **výřez** části signálu znamená **násobit** signál obdélníkovou funkcí.

Násobení v čase se převádí na konvoluci ve spektru (konvoluce spektra signálu se spektrem okna). Obdélníkové okno má z tohoto pohledu nejneprůzračnější spektrum.

Obdélníkové okno

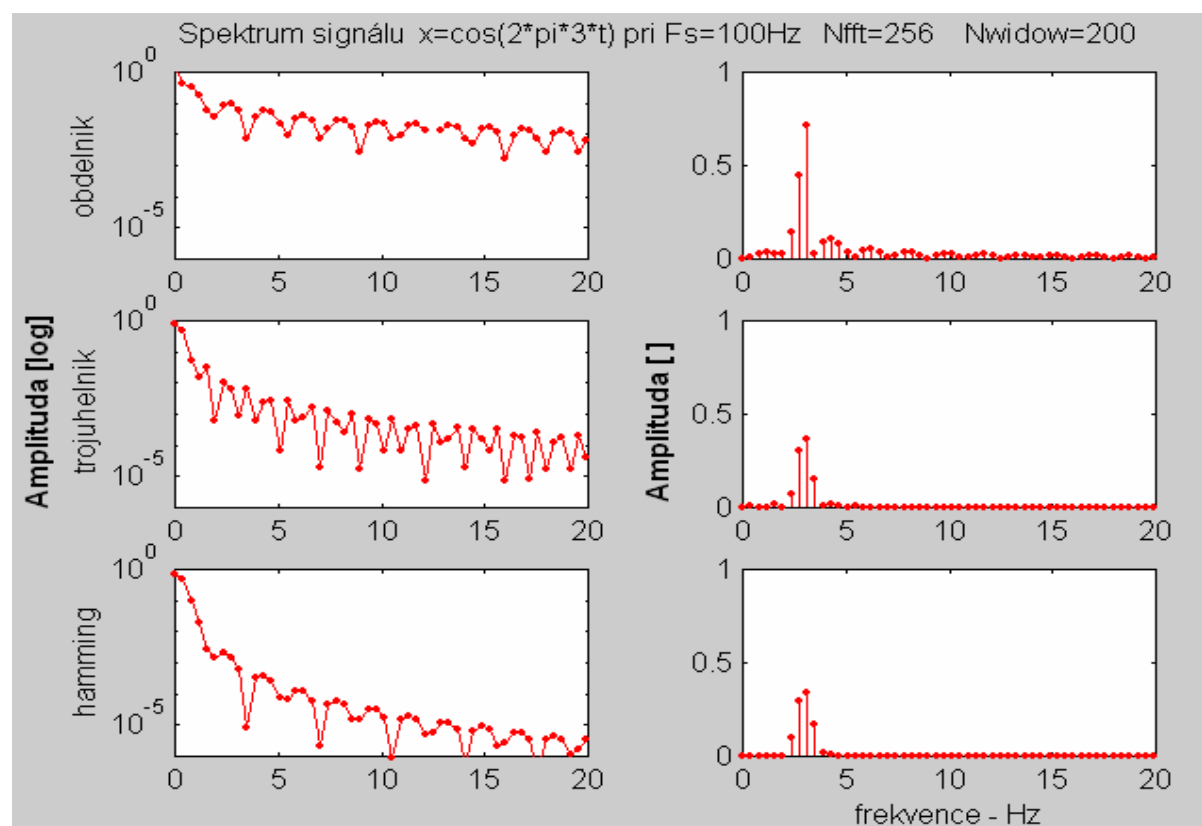
boxcar(N)

Trojúhelníkové okno

bartlett(N)

Hammingovo okno

hamming(N)



Zpětná (inverzní) DFT

Převádí signál popsany spektrem zpět do časové oblasti.

Vztahy pro DFT

a

IDFT:

$$X[k] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] \exp(-j2\pi nk / N)$$

$$x[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X[k] \exp(j2\pi nk / N)$$

1. Vztah pro IDFT se liší od DFT pouze ve **znaménku** exponenciální funkce. Normalizační koeficient $1/N$ se někdy uvádí u DFT, jindy u FFT. Zde uvádíme vztah používaný v Matlabu.
2. Do IDFT **vstupuje vždy N hodnot dvoustranného spektra**, tj. nejenom $N/2$ hodnot jednostranného spektra.
3. Pokud na signál aplikujeme nejprve DFT a následně IDFT, dostaneme tentýž signál. Vyplývá z toho, že popis signálu v časové oblasti i ve frekvenční oblasti je **ekvivalentní** co do úplnosti informace. (Ve spektrální oblasti však musíme vždy uvažovat jak modul, tak i fázi.)

FFT – optimalizovaný výpočet DFT

FFT (Fast Fourier Transform) – rychlý algoritmus výpočtu DFT

- poskytuje úplně **stejné hodnoty jako DFT**, ale mnohem rychlejším způsobem
- vysoké rychlosti je dosaženo **optimalizovaným výpočtem**,
- ten bere v úvahu např. symetričnost exponenciálních členů $\exp(-j2\pi nk/N)$
- dále podobnost mezi lichými a sudými koeficienty, atd.
- nejrychleji funguje v případech, že **N je mocninou 2**
- např. pro $N = 1024$ je FFT cca 200 rychlejší než DFT

V MATLABU

`fft(x)` ... spočítá DFT pro signál x

`ifft(x)` ... spočítá IDFT pro spektrum x

Praktická aplikace DFT a FFT

1. Analyzovaný signál **rozdělíme do kratších úseků**, v nichž se charakter signálu příliš nemění.
2. Délku úseků dále volíme tak, aby se počet vzorků v úseku **N rovnal druhé mocnině 2**.
3. Pokud není možné zvolit N jako mocninu 2, **doplníme signál nulovými vzorky** až do nejbližší mocniny 2.
4. Vzorky v daném úseku vynásobíme vhodnou **okénkovací funkcí** (nejčastěji Hammingovým okénkem).
5. Pomocí FFT vypočítáme **komplexní koeficienty spektra**.
6. Pro prvních N/2 hodnot **určíme modul a fázi** a ty pak vykreslíme nebo použijeme pro další zpracování.
7. Potřebujeme-li převod zpět do časové oblasti, **použijeme IFFT** a přesně opačný postup.
8. Není-li k dispozici program pro IFFT, lze použít FFT podle vztahu $\text{IFFT}(x) = 1/N \cdot (\text{FFT}(x^*))^*$

Shrnutí

- Výpočet spektra u číslicových signálů je možný díky diskrétní Fourierově transformaci - DFT
- U periodických číslicových signálů DFT poskytne stejný výsledek, jako bychom dostali pomocí FŘ aplikovaných na nevzorkovanou funkci. Podmínkou je celistvý násobek periody.
- Pokud není podmínka splněna nebo jde-li o obecný signál, bude spektrum obsahovat ještě další složky soustředěné kolem hlavních frekvenčních složek („rozmazání spektra“).
- FFT je algoritmus, který umožňuje velmi rychlý výpočet DFT (speciálně pro $N = 2^B$).

Konec přednášky

Děkuji za pozornost.