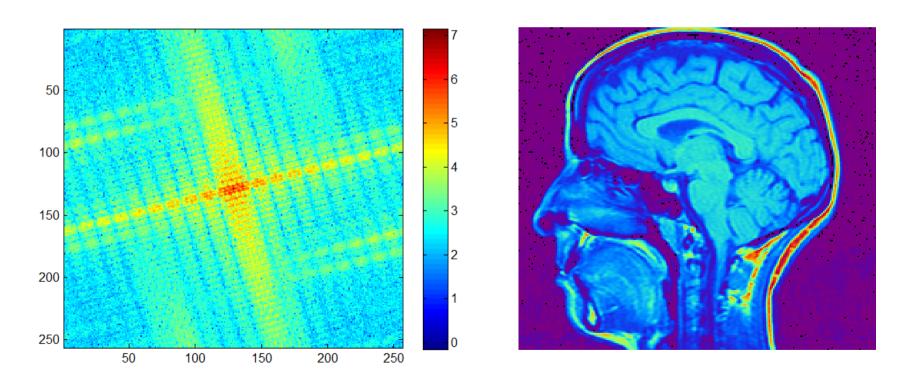
Transformace hodnot jasu a 2D LDT

doc. Ing. Josef Chaloupka, Ph.D.



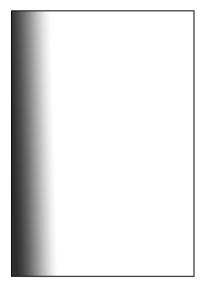
- 1. Jasové korekce >>> jas v bodě výstupního závisí na jasu bodu ve vstupním obrazu
- zdroj poruch >>> vinětace světlo procházející dále od optické osy je více zeslabováno
 - >>> snímací prvek nemusí být citlivý ve všech bodech
 - >>> nadměrné osvětlení scény
 - >>> prachové částice na optice a na snímacím prvku
- deterministické poruchy >>> jasové korekce zkreslený obraz:

$$f(x,y) = e(x,y)g(x,y)$$
 e(x, y) ... porucha (multiplikativní koeficient) g(x, y) ... původní obraz

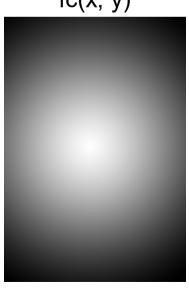
$$g(x,y) = \frac{f(x,y)}{e(x,y)} = \frac{c.f(x,y)}{f_c(x,y)}$$
 c ... konst. jas (etalon), fc(x, y)... etalon. šedý obr.



g(x, y)



fc(x, y)





f(x, y)

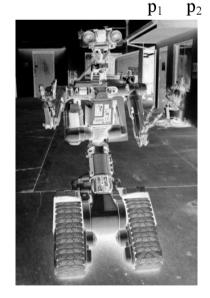


2. Transformace jasové stupnice >>> nezávisí na poloze v obraze, stejná pro všechny pixely v obraze výchozí stupnice jasu p=<p₀, p_k>, nová stupnice jasu q=<q₀, q_k>, q = T(p)

obvyklé transformace:



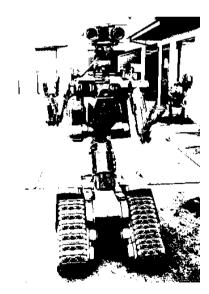
originál



a) negace



b) zvýraznění jasů



c) segmentace

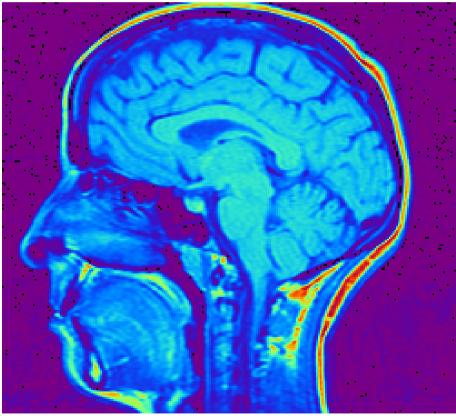
paletové obrazy – 16 barev





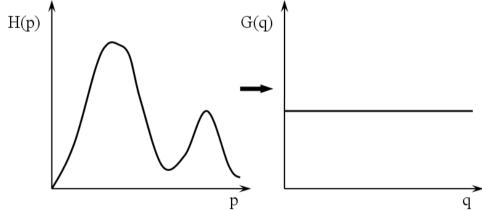
pseudobarevné obrazy >>> výchozí monochromatický obraz >>> jasům jsou přiřazeny barvy >>> lidské oko je více citlivé na změnu barvy než na změnu jasu, člověk rozliší více "jasových" detailů





Ekvalizace (vyrovnání) histogramu >>> zvýšení kontrastu blízko maxim histogramu, snížení kontrastu blízko minim histogramu, ideál všechny jasy zastoupeny v histogramu stejně četně

výsledný histogram:
$$\sum_{i=0}^{k} G(q_i) = \sum_{i=0}^{k} H(p_i)$$



ekvalizovaný histogram G(q) odpovídá rovnoměrnému rozdělení f (hustota P je konstantní), obraz má rozměr NxN, ideální ekvalizace - pro spojitý signál

$$f = \frac{N^2}{q_k - q_0} \qquad \qquad N^2 \int_{q_0}^{q} \frac{1}{q_k - q_0} ds = \frac{N^2(q - q_0)}{q_k - q_0} = \int_{p_0}^{p} H(s) ds$$

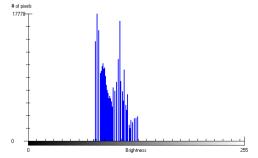
Kumulativní histogram, hledaná transformace jasové stupnice:

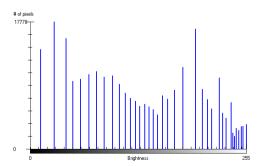
$$q = T(p) = \frac{q_k - q_0}{N^2} \int_{p_0}^p H(s) ds + q_0 \text{ diskrétní aproximace } q = T(p) = \frac{q_k - q_0}{N^2} \int_{i=p_0}^p H(i) + q_0$$

$$q = T(p) = \frac{q_k - q_0}{N^2} \sum_{i=p_0}^{p} H(i) + q_0$$







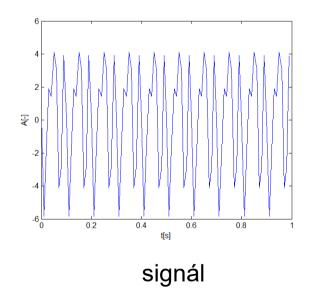


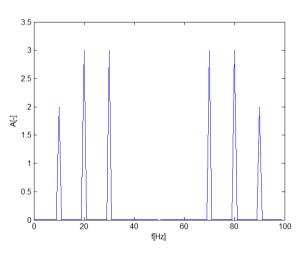
- Fourierova transformace 1D (1)
- Diskrétní Fourierova transformace 1D DFT, (inverzní) IDFT

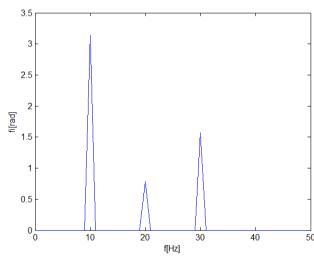
$$X_{k} = \sum_{n=0}^{N-1} x_{n} \exp\left(\frac{-2\pi i n k}{N}\right) \quad x_{n} = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X_{k} \exp\left(\frac{2\pi i n k}{N}\right)$$

• Fs = 100 Hz, t = 1s

$$a = 2 * cos(2*\pi*10*t + \pi) + 3 * cos(2*\pi*20*t + \pi/4) + 3 * cos(2*\pi*30*t + \pi/2)$$



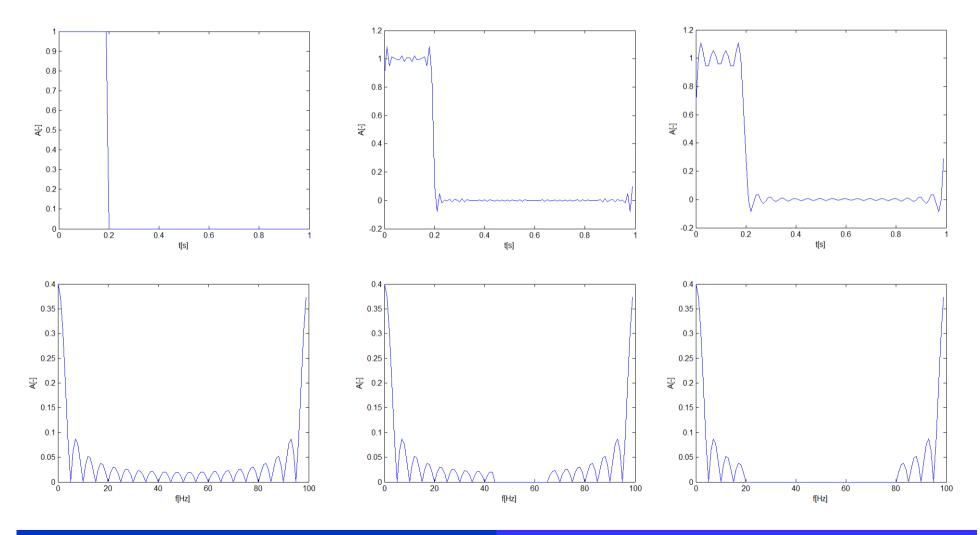




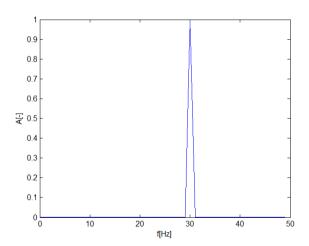
amplitudové spektrum

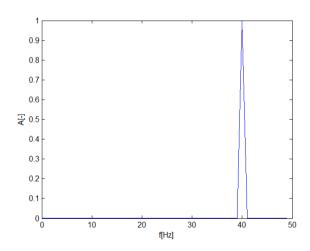
fázové spektrum

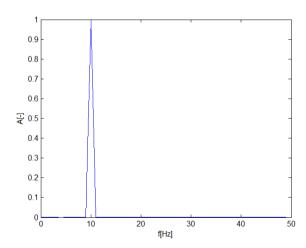
- Fourierova transformace 1D (2)
- rekonstrukce

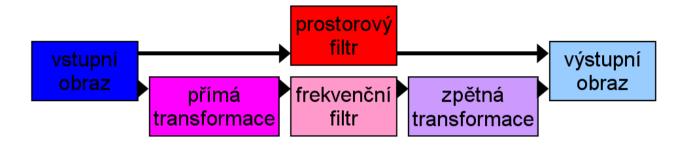


- Fourierova transformace 1D (3)
- Podvzorkování
- Fs = 100 Hz, t = 1s $a = 2 * cos(2*\pi*f*t + \pi)$, f1 = 30Hz, f2 = 60Hz, f3 = 110Hz









- Filtrace v prostorové oblasti (1D v časové oblasti) >>> lineární kombinace vstupního obrazu s koeficienty filtru (často jako lokální filtry), využití konvoluce
- Filtrace ve frekvenční oblasti >>> převedení obrazu lineární integrální transformací do "frekvenční reprezentace" >>> filtrace >>> výsledek filtrace se inverzní lineární integrální transformací převede opět na obraz
- Obraz f, rozměry M x N

$$f = \begin{bmatrix} f(0,0) & f(0,1) & \dots & f(0,N-1) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ f(M-1,0) & f(M-1,1) & \dots & f(M-1,N-1) \end{bmatrix}$$

Výsledný obraz F, rozměry M x N, P a Q transformační matice rozměru M x M (N x N)

$$F = PfQ$$
, $F(u,v) = \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} P(u,m)f(m,n)Q(n,v)$ $u = 0, 1, ..., M-1; v = 0, 1, ..., N-1$

pokud P a Q jsou regulární (det ≠ 0) existuje P⁻¹ a Q⁻¹, inverzní transformace:

$$f = P^{-1}FQ^{-1}$$

- matice M, transponovaná matice M^T, komplexní matice C, C* každý prvek matice je nahrazen komplexně sdruženým prvkem (1 + 2i >>> 1 - 2i)
 - 1) M = M^T, M je symetrická matice
 - 2) M^TM = E (jednotková matice), M je ortogonální matice
 - 3) M⁻¹ = M, platí pro reálnou, symetrickou a ortogonální matici
 - 4) C*T = C, C je hermitovská matice
 - 5) $C^{*T}C = E$, C je unitární matice
 - 6) C⁻¹ = C, platí pro čtvercovou, komplexní, unitární a hermitovskou matici
- ortogonální transformace >>> P a Q jsou reálné, symetrické a ortogonální (komplexní, unitární a hermitovské) matice

$$F = PfQ$$
 $f = PFQ$

Fourierova transformace

$$\Phi_{JJ}(k,l) = \frac{1}{J} \exp\left(-i\frac{2\pi}{J}kl\right)$$
 $k, l = 0, 1, ..., J-1$

Diskrétní Fourierova transformace 2D DFT, P = Φ_{MM}, Q = Φ_{NN}

$$F = \Phi_{MM} f \Phi_{NN}$$

$$F(u,v) = \frac{1}{MN} \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} f(m,n) \exp\left[-2\pi i \left(\frac{mu}{M} + \frac{nv}{N}\right)\right] \quad u = 0, 1, ..., M-1; v = 0, 1, ..., N-1$$

$$F(u,v) = \frac{1}{M} \sum_{m=0}^{M-1} \left[\frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} f(m,n) \exp\left(\frac{-2\pi i nv}{N}\right)\right] \exp\left(\frac{-2\pi i mu}{M}\right)$$

Inverzní diskrétní Fourierova transformace 2D IDFT

$$\Phi_{JJ}^{-1}(k,l) = \frac{1}{J} \exp\left(i\frac{2\pi}{J}kl\right)$$

$$f(m,n) = \sum_{U=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} F(u,v) \exp\left[2\pi i\left(\frac{mu}{M} + \frac{nv}{N}\right)\right]$$

Fourierova transformace

Periodická transformace F, periodický obraz f; a, b ... celá čísla

$$F(u,-v) = F(u,N-v) \qquad f(-m,n) = f(M-m,n)$$

$$F(-u,v) = F(M-u,v) \qquad f(m,-n) = f(m,N-n)$$

$$F(aM+u,bN+v) = F(u,v) \qquad f(aM+m,bN+n) = f(m,n)$$

$$f(m,n) \text{ lineární kombinace periodických vzorků} \qquad 2\pi i \left(\frac{mu}{M} + \frac{nv}{N}\right)$$

F(u, v) váhová funkce

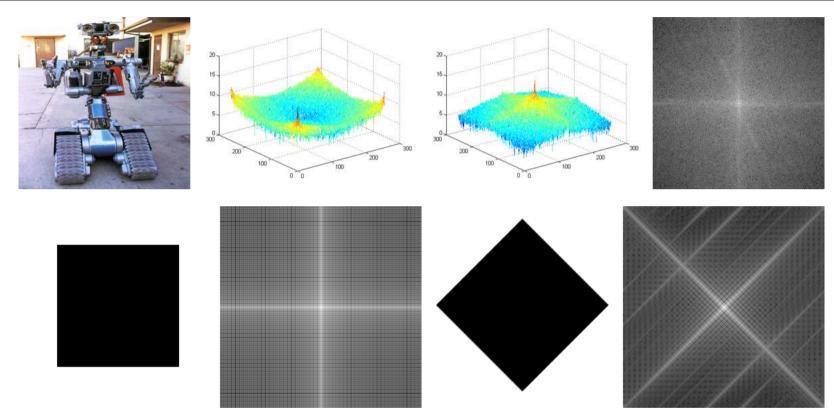
$$F(u,v) = \text{Re}(u,v) + i \text{Im}(u,v)$$

$$|F(u,v)| = \sqrt{\operatorname{Re}^2(u,v) + \operatorname{Im}^2(u,v)}$$

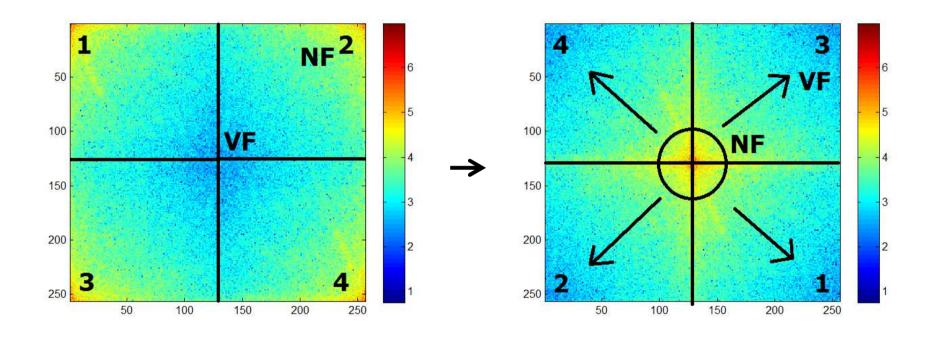
amplitudové frekvenční spektrum

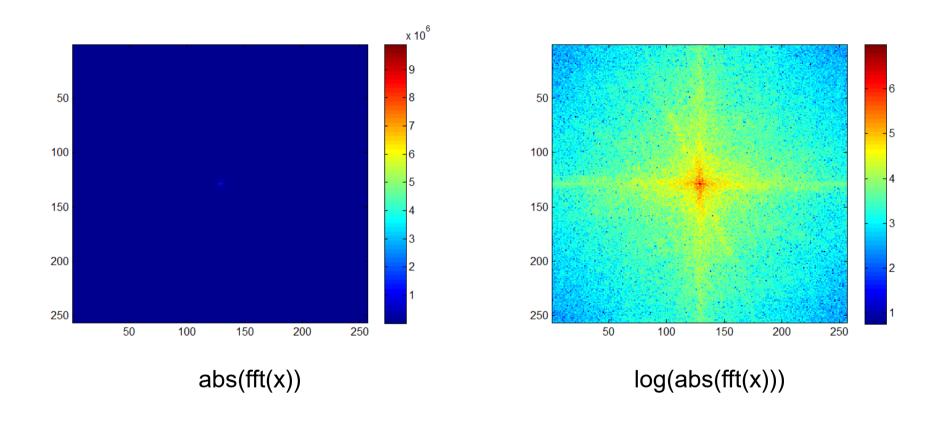
$$\Phi(u,v) = \tan^{-1} \left[\frac{\text{Im}(u,v)}{\text{Re}(u,v)} \right]$$
 fázové spektrum

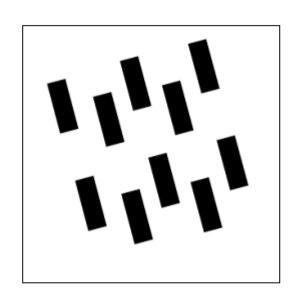
$$P(u,v) = |F(u,v)|^2 = \text{Re}^2(u,v) + \text{Im}^2(u,v)$$
 výkonové spektrum (výkonová spektrální hustota)

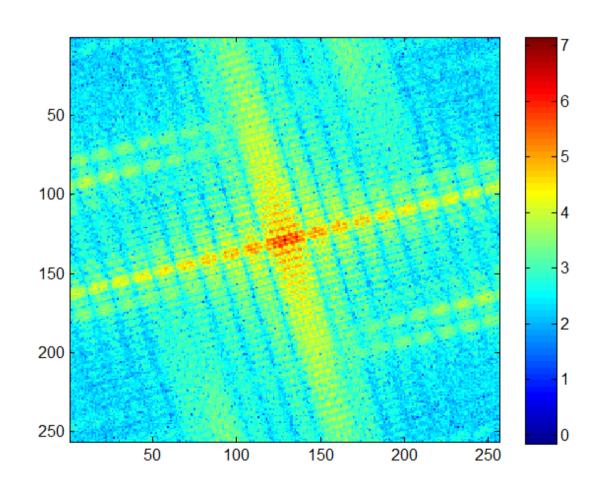


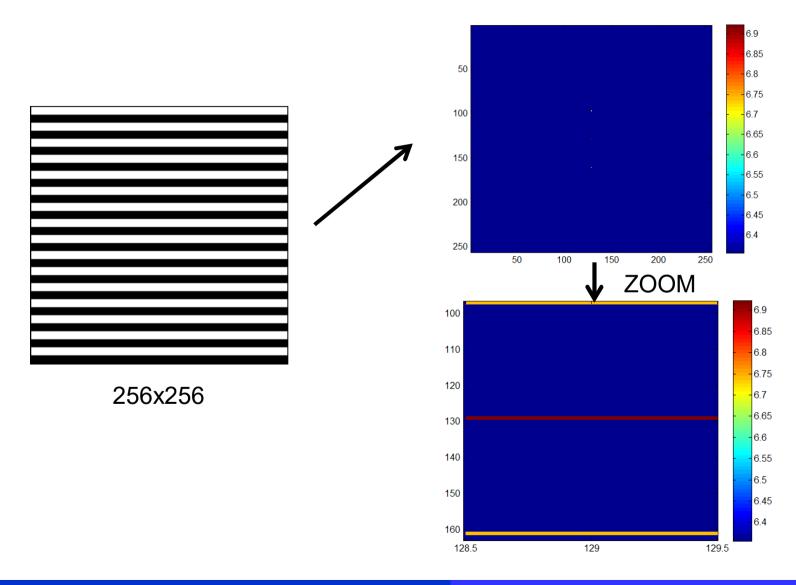
- Obraz >>> 1 perioda 2D periodické funkce, nespojitost na okraji obrazu (nenávaznost), nespojitosti – centrální kříž, druhý kříž natočen – převažující směr jasových úrovní v obrazu (gradient obrazové funkce), svislé směry kříže odpovídají vodorovným hranám a naopak
- Rozklad signálu na kombinaci bázových periodických ortogonálních harmonických signálů



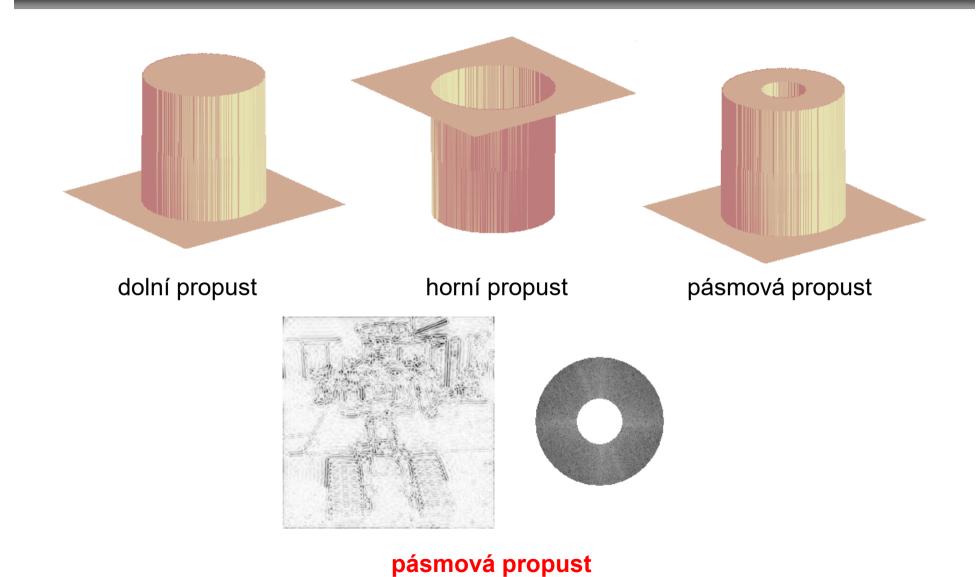








2D filtrace ve frekvenční oblasti

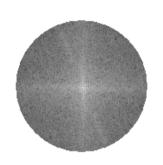


2D filtrace ve frekvenční oblasti

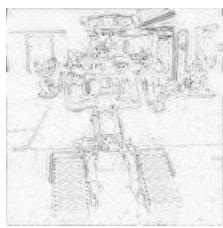


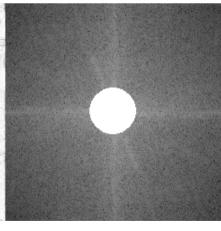




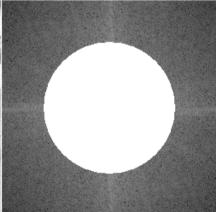


dolní propust









horní propust

Konvoluce >>> obrazu s lineárním filtrem >>> filtrace

$$x(m,n)*y(m,n) \Leftrightarrow X(u,v).Y(u,v)$$

$$g(a,b) = \frac{1}{MN} \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} f(m,n) h(a-m,b-n)$$

$$G(u,v) = F(u,v)H(u,v)$$

$$g(a,b) = \frac{1}{MN} \sum_{u=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} F(u,v) H(u,v) \exp \left[2\pi i \left(\frac{au}{M} + \frac{bv}{N} \right) \right]$$

Korelace

$$x(m,n)**y(m,n) \Leftrightarrow X(u,v).Y(u,v)*$$

- Hadamardova transformace
- Rozklad signálu na kombinaci bázových periodických ortogonálních harmonických signálů
- Reálné bázové (Walshovy) funkce >>> pravoúhlé průběhy, hodnoty ± 1, rekurzivní postup při vytváření, uspořádání podle počtu průchodu nulovou úrovní (sinusovky dle frekvence)

$$H_{22} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$$
 řád $2^k H_{2J2J} = \begin{bmatrix} H_{JJ} & H_{JJ} \\ H_{JJ} & -H_{JJ} \end{bmatrix}$ $H_{JJ}^{-1} = \frac{1}{J} H_{JJ}$

Hadamardova transformace:

$$F = H_{MM} f H_{NN}$$

$$f = \frac{1}{MN} H_{MM} F H_{NN}$$

Použití obdobné jako u FT, jiná interpretace výsledků, snadné hardwarové řešení

- Diskrétní kosinová transformace
- čtyři definice DCT-I, DCT-II, DCT-III, DCT-IV; DCT-II: bázové funkce >>> vzorkované kosinusovky, obraz rozměru NxN, pro JPEG kompresi, výpočet pomocí 2N FFT

$$C_{NN}(k,l) = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{2}} & \text{pro } l = 0\\ \sqrt{\frac{2}{N}} \cos\left(\frac{(2k+1)l \pi}{2N}\right) & \text{proostatni } k,l \end{cases}$$

$$F = C_{NN} f C_{NN}^T$$
 $f = C_{NN}^T F C_{NN}$ $u = 0, 1, ..., N-1, v = 0, 1, ..., N-1$

$$F(u,v) = \frac{2c(u)c(v)}{N} \sum_{m=0}^{N-1} \sum_{n=0}^{N-1} f(m,n) \cos\left(\frac{2m+1}{2N}u\pi\right) \cos\left(\frac{2n+1}{2N}v\pi\right)$$

$$c(k) = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{2}} & pro \ k = 0 \\ 1 & jinde \end{cases}$$

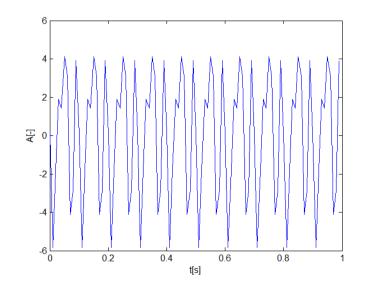
- Diskrétní kosinová transformace 1D (1)
- čtyři definice DCT-I, DCT-II, DCT-III, DCT-IV; DCT-II: bázové funkce >>> vzorkované kosinusovky

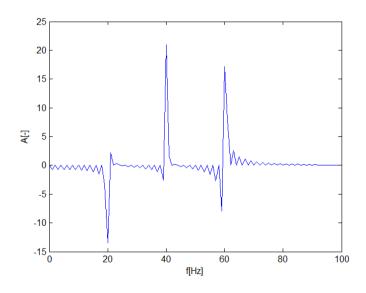
$$X_{k} = \sum_{n=0}^{N-1} x_{n} \cos \left[\frac{\pi}{N} \left(n + \frac{1}{2} \right) k \right]$$

$$X_{k} = \sum_{n=0}^{N-1} x_{n} \cos \left[\frac{\pi}{N} \left(n + \frac{1}{2} \right) k \right] \qquad x_{n} = \frac{2}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X_{k} \cos \left[\frac{\pi}{N} \left(n + \frac{1}{2} \right) k \right]$$

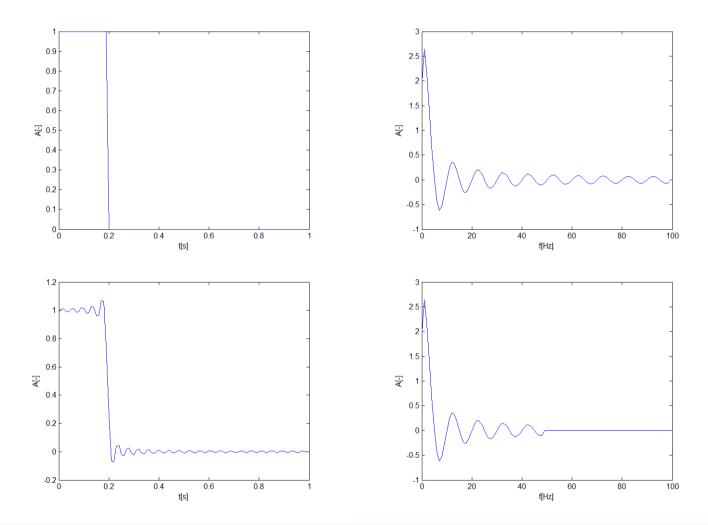
DCT-II

IDCT

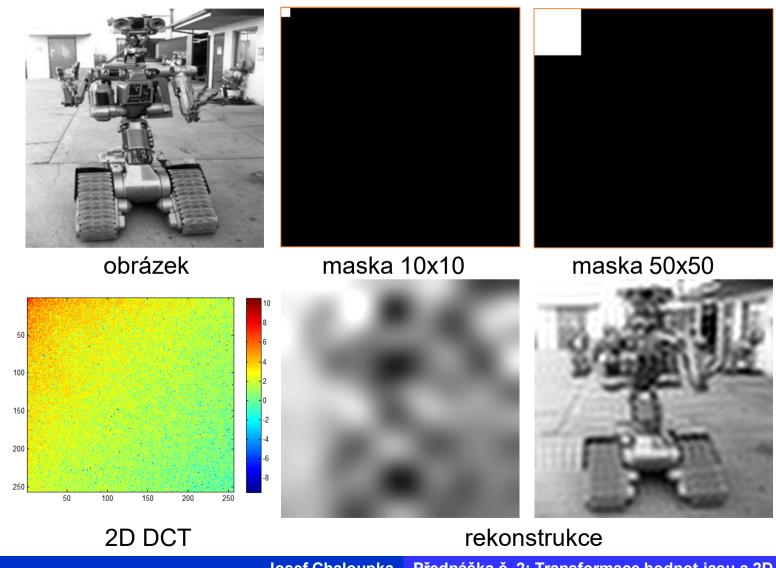




- Diskrétní kosinová transformace 1D (2)
- rekonstrukce



Diskrétní kosinová transformace 2D (2)



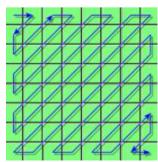
GRAFICKÉ FORMÁTY ULOŽENÍ OBRAZU

JPG (JPEG, přesněji JFIF) od: Joint Photography Experts Group, ukládání fotografií, hlavní formát pro prezentaci fotografií na webu, digitální fotoaparáty, ztrátový formát založený na diskrétní kosinové transformaci >>> malé čtverečky o rozměrech 8x8 pixelů (rychlost), velká komprese >>> viditelné artefakty tvaru čtverečků, kontury místo plynulých přechodů barev, vzorečky v oblastech s drobnou texturou, "duchové" kolem hran; náhled z nízkých frekvencí

Postup JPG komprese:

- 1) Převod do barevného prostoru YCbCr
- 2) Převzorkování (4:4:4, 4:2:2, 4:2:0) odstranění části barevné informace
- 3) Rozdělení obrázku do makrobloků 8x8
- 4) Výpočet DCT: Diskrétní kosinová transformace
- 5) Kvantizace pomocí kvantizační tabulky zahození části informace vysoké frekvence
- 6) Linearizace (zig-zag)
- 7) RLE kódování
- 8) Huffmanovo nebo aritmetické kódování





Vlnková transformace

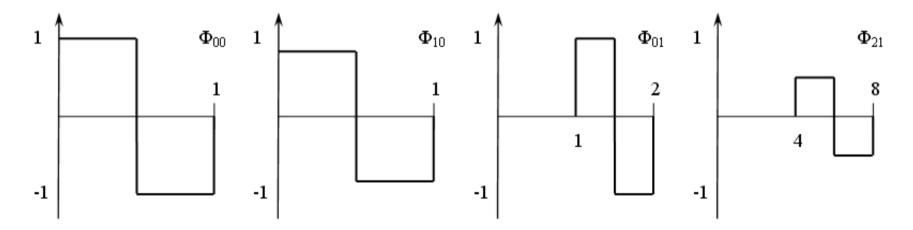
- Rozložení signálů na jednodušší kombinace pomocí bázových funkcí >>> vlnky (wavelets)
- Fourierovské spektrum >>> z hlediska frekvence, umístění v prostoru x, y?
- U 1D signálů nemožnost určení frekvence v čase >>> použití okénka
- Vlnky lze lokalizovat jak ve frekvenci, tak v čase (prostoru), lepší analýza v různých měřítkách
- Popis špiček a nespojitostí je u vlnek úspornější než u FS
- Mateční funkce:

$$\Phi_{(s,l)}(x) = 2^{-(s/2)}\Phi(2^{-s}x - l)$$

s ... šířka vlny (mocnina 2), l ... celočíselný index určuje pozici v prostorové oblasti

• Ortogonalita (nemusí být zajištěna): $\int \Phi_{(s1,l1)}(x) \Phi_{(s2,l2)}(x) = 0$ s1 \neq s2 nebo l1 \neq l2

Vlnková transformace



- Další mateční funkce >>> Mayerovy, Ingrid Daubechiesové (wavelets)
- Použití >>> komprese dat, potlačování šumu (malé detaily nejsou rozmazány), popis obrysu objektů

Další transformace

- Paleyova, Walshova transformace podobné jako Hadamardova transformace, hodnoty ± 1
- Haarova transformace >>> nesymetrické matice s prvky \pm 1 násobené $\sqrt{2}$ a 0
- Hadamardova Haarova transformace >>> kombinace
- Slant (šikmý) Haarova transformace >>> bázové funkce >>> pilovité průběhy
- Rekonstrukce 2D signálu z 1D projekcí (tomografie, astronomie, holografie) >>> Radonovy t.
- Houghova transformace >>> segmentace obrazu >>> hledání parametricky popsaných objektů, zvláštní případ Radonovy transformace
- Karhunen Loeveova transformace >>> použití vlastních vektorů jako bázových vektorů pro ortogonální rozklad kovarianční matice příslušného lineárního prostoru, A. Ř. >>> převod matice do Jordanova kanonického tvaru (metoda hlavních směrů), rozpoznávání >>> měření informativnosti příznaků