

NPGR032 – CVIČENÍ III.



Šum a jeho odstranění – teorie&praxe

Adam Novozámský (novozamsky@utia.cas.cz)





TEORIE



Šum a jeho odstranění



- o Co je to šum v obrázku a jak vzniká?
- o Jaké známe typy šumu?



- V obrázku je přidaná falešná informaci nahodilého původu
- Jak vzniká v digitální fotografii?
 - Přímo na senzoru (CCD nebo CMOS)
 - o Tepelné zahřívání Dark Current
 - Prachové částice
 - Při zpracování ve fotoaparátu
 - Kvantizační šum
 - Umělým přidáním

• Typy:

- Aditivní náhodný šum: g = f + n
- Gaussovský bílý šum (AGWN)
- Impulsní šum (sůl a pepř)



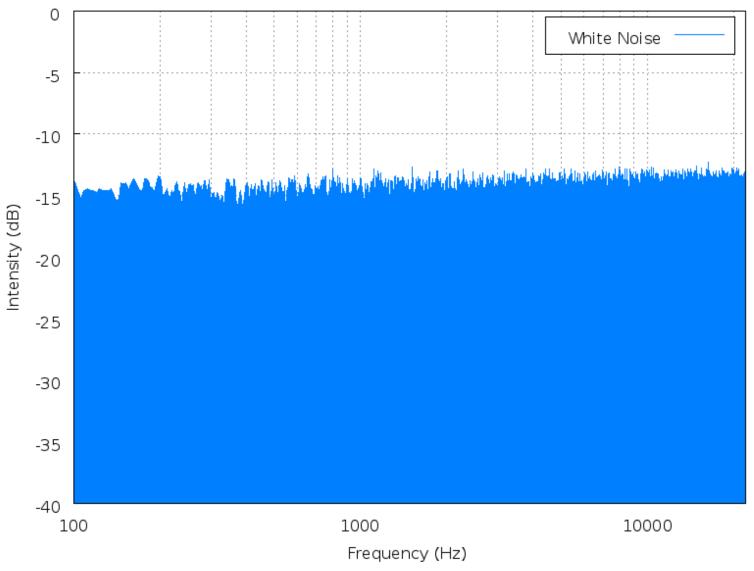
o Co je to bílý šum a čím se vyznačuje?



- Gaussovský bílý šum má normální rozložení
 - míra šumu stejná na všech pixelech
- o Pokud něco nazýváme bílým, myslíme tím:
 - že dvě náhodné veličiny jsou navzájem nekorelované
 - o míra šumu je pixel od pixelu na sobě nezávislá. Jedná se třeba o tepelný šum na CCD.
 - že střední hodnota je rovna nule
- Značíme AGWN = Additing Gaussian White Noise



SPEKTRUM BÍLÉHO ŠUMU



Nekorelované x Nezávislé se u gaussovských veličin rovná



• Šum sůl a pepř – jak se dá popsat?



- Impulsní šum (sůl a pepř)
 - náhodné veličiny šumu nabývají tří hodnot:

Hodnota	Pravděpodobnost	V obrázku
+ ∞	p	(bílé)
$-\infty$	p	(černé)
0	1-2p	(nemění se)

• Čím se "p" zvětšuje => více zašumněné



Modely šumu

Gaussovský bílý šum



Šum (sůl a pepř)





Jak měříme šum v obrázku?



- o Signal-to-noise ratio (SNR) míra šumu v obraze
 - $SNR = 10 \log (D(f)/D(n)) [dB]$
 - o D(f) ... rozptyl nezašuměného signálu
 - o D(n) ... rozptyl šumu
 - Ve frekvenční oblasti je SNR definována takto:
 - $\circ \frac{|N|^2}{|F|^2}(u,v)$
 - Kdyby šum byl bílý => $|N|^2 = \sigma_n^2$
 - o Pokud je signál nekorelovaný => $|F|^2 = \sigma_f^2$
 - Což jsou ty rozptyly:
 - $\circ \frac{\sigma_n^2}{\sigma_f^2}$
- Protože ty rozptyly v praxi moc neznáme, tak to odhadujeme většinou jako celek



Šum

- Máme dva obrázky jeden má míru šumu 30, druhý 100, který je více zašuměný?
- o Co se odstraňuje lépe Impulsní šum nebo AGWN?
- o Které výroky ohledně náhodných veličin (NV) jsou pravdivé?
 - o Nezávislé NV nemusí být nekorelované.
 - o Nezávislé NV jsou vždy nekorelované.
 - o Nezávislé NV jsou vždy korelované.
 - o Nekorelované NV nemusí být nezávislé.
 - o Nekorelované NV jsou vždy nezávislé.



SNR U LENY



20 dB

0 dB

10 dB



ODSTRANĚNÍ ŠUMU

o Jaké známe metody na odstranění šumu?



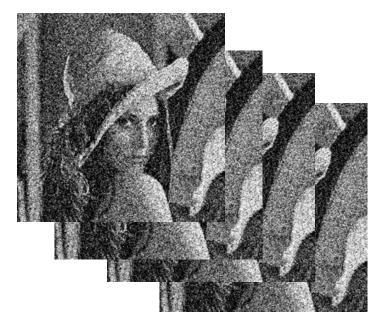
ODSTRANĚNÍ ŠUMU

- Lineární metody
 - Průměrování v čase
 - Konvoluční filtry (rozmazání)
 - Filtry ve frekvenční oblasti
- Nelineární metody
 - Mediánový filtr
 - Minimalizace funkcionálu (neprobíráno)
 - Splajnové metody (neprobíráno)



Průměrování v čase

- Scéna je statická (nehýbe se)
- Nafotím ji vícekrát
- Sečtu v jednotlivých pixelech
- Vydělím počtem snímků
- Šum klesá s hodnotou σ²/N
- Tato metoda nepřináší žádné degradace









Průměrování v čase

ļ

šum



16 32 6⁴



- Konvoluční filtry
 - Lokální průměrování s maskou (konvoluce)
 - Odstranění šumu => (= Rozmazání obrázku)
 - Šum je vysokofrekvenční = > Potlačení vysokých frekvencí = > ztráta hran

Jaké máme konvoluční filtry?



o Konvoluční filtry - Průměrování (prosté a vážené):

•
$$C = \frac{1}{9} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$C = \frac{1}{16} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$

šum



3x3

5x5

7x7



- Konvoluční filtry Podél hran:
 - Pokud víme kde jsou hrany a jakým směrem jdou
 - Měníme masku podle toho a průměrovat jen podél hran
 - Problém:
 - o hranový detektor detekuje stejně hrany jako šum
 - o nutnost apriorní informace, kde jsou hrany



Odstranění šumu - Rotující okno

- Vylepšuje průměrování "respektuje" směr a umístění hran v obrázku
- o Docela dobré výsledky, ale časově náročná na výpočet
- Princip:
 - Pracuje na okolí 5x5 bodů
 - V 8 směrech od středního bodu počítá rozptyl
 - Vybere oblast s nejmenším rozptylem
 - Spočítá průměr a nahradí jím bod uprostřed masky 5x5

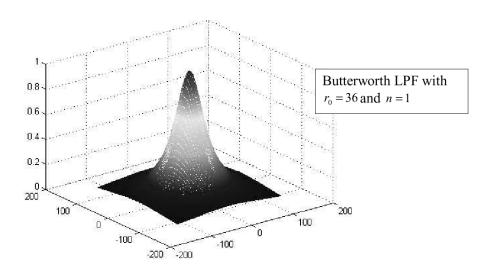
	•	O	O	O]	٦.		O	O^{-}]	٠.			.]
		O	O	O			O	O	O				O	<i>O O</i>
İ			O				O	O				O	O	O
İ													O	O
														.]

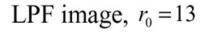


o Filtry ve frekvenční oblasti:

- Podíváme se do frekvenční oblasti
- Odstraníme nebo utlumíme vysoké frekvence pomocí hladkých **low-pass filtrů** (...to jsme dělali minule...)
- Může nastat podobný problém jako u konvolučních filtrů









- o Mediánový filtr:
 - Jak funguje?



o Mediánový filtr:

- Posouváme okno jako při konvoluci
- V každém posunutí spočítáme medián
- Dosadím ho do středového bodu

Jak spočteme medián v masce 3x3?

- Na co funguje mediánový filtr lépe:
 - AWGN
 - o "Pepř a sůl"



- {1 2 3 4 **4** 5 6 7 9}
- omed(A) = 4
- Na "pepř a sůl" funguje dobře
- o Co když je výskyt šumu v daném vybrání větší než 50%?
- Jaký to má vliv na hrany?
- o Co když máme jednopixelovou čáru?



- \circ Šum > 50%
 - Originální signál brán jako šum a je z obrázku odstraněn
- Pokud je obrázek hodně zašuměn
 - "okusuje" okraje a rohy (zakulacuje pravoúhlé hrany)
 - Řešení: jako výběrové okno mít třeba kříž



MEDIÁN

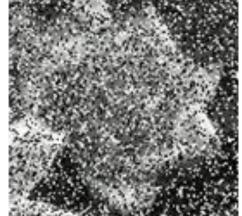
Originál





Poškozený





Filtrovaný









PRAXE



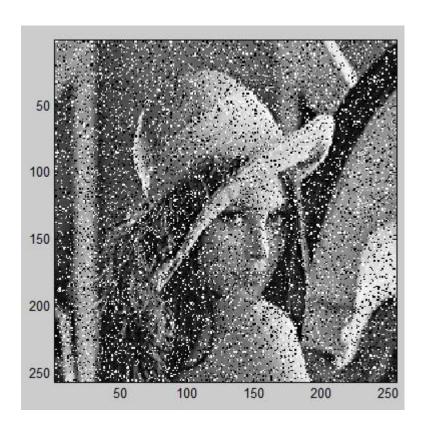
Šum a jeho odstranění



ŠUM – ÚLOHA I.

- Vytvořte funkci na zašumění snímku solí a pepřem:
- o function I = sulPepr(I, Pomer)
 - Nápověda: r = rand(n)





Originál

Poškozený Pomer = 0,3



ŠUM – ÚLOHA I. - ŘEŠENÍ

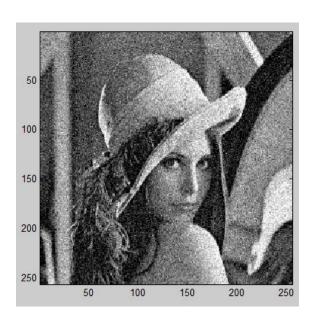
```
function I = sulPepr(I, Pomer)
% I = sulPepr(I, Pomer) - degrades image I with noise
salt and pepper
A = rand(size(I));
I(A \le Pomer/2) = 0;
I(A >= 1 - Pomer/2) = 255;
function I = sulPepr(I, Pomer)
A = rand(size(I));
I(A \le Pomer/2) = min(I(:));
I(A>=1-Pomer/2) = max(I(:));
```



ŠUM – ÚLOHA II.

- Vytvořte funkci na zašumění snímku bílým šumem o daném SNR:
- o function R = bilySum(I, SNR)
 - Nápověda: r = randn(n)





Originál

Poškozený



ŠUM – ÚLOHA II. - ŘEŠENÍ

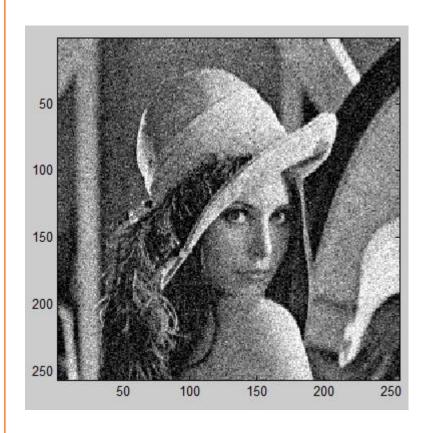
```
function R = bilySum(I, SNR)
% R = bilySum(I, SNR) - adds white noise of SNR to
image I

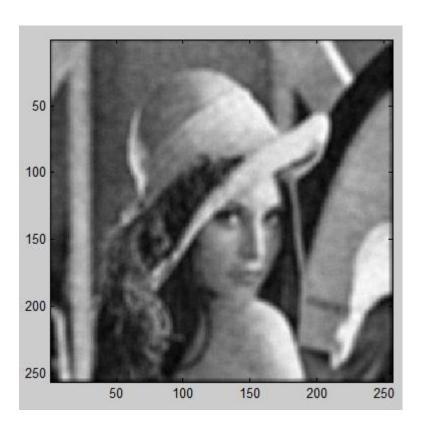
MinI = min(I(:));
MaxI = max(I(:));
S = sqrt(var(I(:))/(10^(SNR/10)));
R = I + S*randn(size(I));
R(R<MinI) = MinI;
R(R>MaxI) = MaxI;
```



ŠUM – ÚLOHA III.

- o Odstranit šum rozmazáním:
 - Nápověda: conv2 s parametry 'full', 'same', 'valid'





Poškozený

Po filtraci



ŠUM – ÚLOHA III. - ŘEŠENÍ

```
zobr(conv2(B, kruh(3, 20), 'same'));

function K = kruh (R, N)
% K = kruh(R, N) - vraci kruhovou masku o polomeru R v
matici NxN

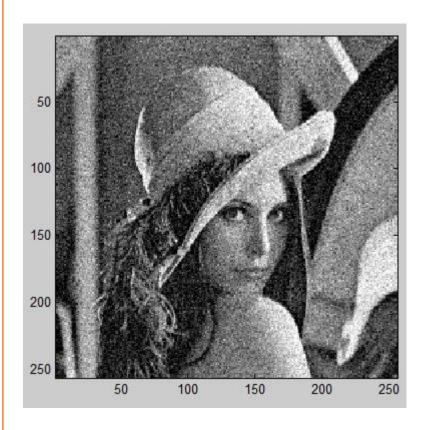
[X, Y] = meshgrid(-(N-1)/2:(N-1)/2, -(N-1)/2:(N-1)/2);
K = double(X.^2 + Y.^2 < R^2);</pre>
```

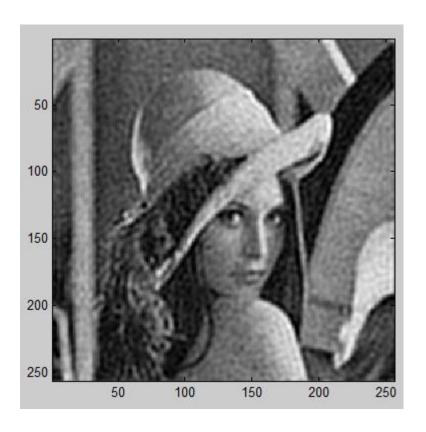
o Co se stalo s intenzitou snímku?



ŠUM – ÚLOHA IV.

- o Odstranit šum low-pass filtrem:
 - Nápověda: conv2 s parametry 'full', 'same', 'valid'





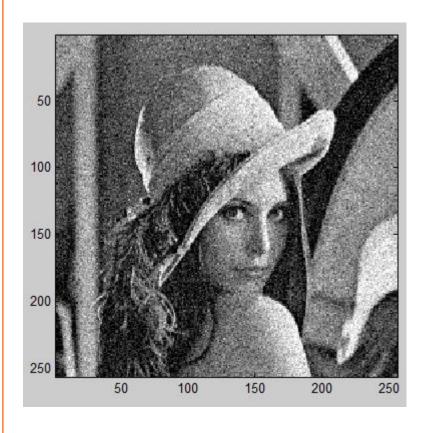
Poškozený

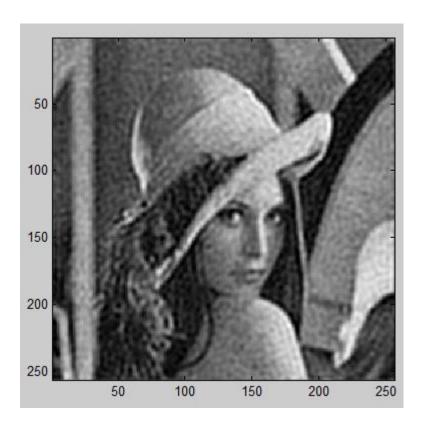
Po filtraci



ŠUM – ÚLOHA IV. - ŘEŠENÍ

zobr(abs(ifft2(fft2(B).*fftshift(kruh(50,size(B,1)))));





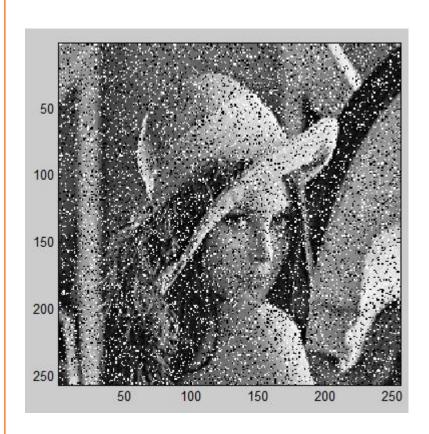
Poškozený

Po filtraci



ŠUM – ÚLOHA V.

- o Odstranit šum mediánovým filtrem:
 - Nápověda: medop.m (v balíku zadání)





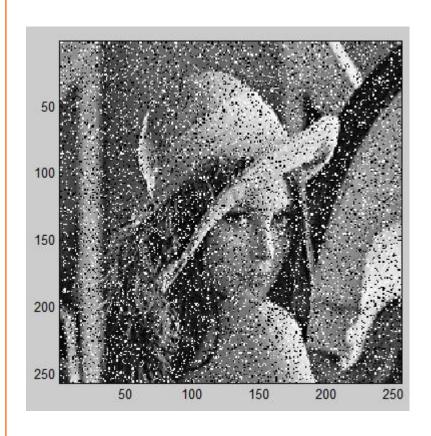
Poškozený

Po filtraci



ŠUM – ÚLOHA V. - ŘEŠENÍ

zobr(medop(J,ones(5)));





Poškozený

Po filtraci



ŠUM – ÚLOHA PRO RYCHLÍKY

- Pro rychlíky: odstranit artefakty u low-pass filtru zachovat roh čtverce u mediánového filtru
- Napsat vlastní mediánový filtr

