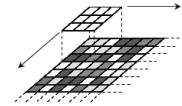


## Metody zvýrazňování obrazu II

### Prostorová zvýraznění - filtrace



#### Princip filtrace obrazu

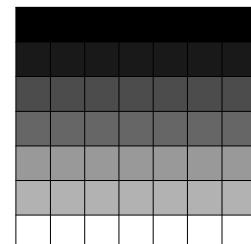
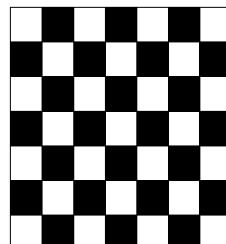


- Filtrace patří mezi operace prostorové
- Nová DN hodnotu určitého obrazového prvku je určena v závislosti na hodnotách určitého počtu prvků okolních.
- Filtrace se využívá v řadě úloh jako je tzv. shlazování snímku, zvýrazňování a detekce hran, úprava výsledků klasifikace apod.

#### Prostorová frekvence (spatial frequency).

- Prostorová frekvence charakterizuje relativní změnu DN hodnoty daného pixelu vůči DN hodnotám pixelů okolních.
- Obrazový záznam obsahuje **vysokofrekvenční a nízkofrekvenční prostorovou informaci**. Jejich souhrn tvoří originální obraz.
- Vysoké frekvence popisují velké rozdíly v hodnotách pixelů při přechodu z jednoho pixelu na druhý - představují tedy především liniové prvky v obraze (litologické zóny, říční síť, komunikace, přírodní hranice).
- Nízké frekvence popisují postupné změny v hodnotách pixelů - vodní plochy, velká pole, lesní komplexy atd.

#### Příklad vysokofrekvenční a nízkofrekvenční informace v obrazu

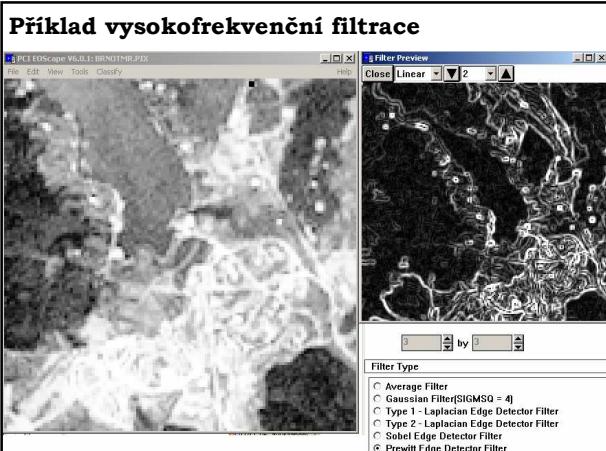


#### Základní druhy filtrů

- Funkcí filtrů je "prosívat" (propouštět) do výsledného obrazu pouze určitý typ informace.
- **Vysokofrekvenční filtry** propouštějí vysokofrekvenční informaci - tedy všechny lokální extrémy obrazu včetně linii a hran.
- **Nízkofrekvenční filtry** propouštějí pouze nízkofrekvenční informaci a produkují tak obrazy, které jsou oproti původním tzv. "shlazené" obdobně, jako jsou shlazovány např. časové řady tzv. klouzavými průměry.

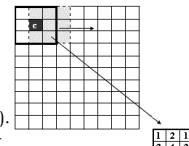
#### Příklad nízkofrekvenční filtrace





### Princip filtrace obrazu

- Je definováno tzv. **filtrovací okno**. Je představováno čtvercovou maticí o lichém počtu rádků a sloupců (např. 3 x 3, 5 x 5 atd). Každý pixel tohoto okna obsahuje koeficient - váhu.
- Filtrovaný obraz je pak generován násobením každého koeficientu v okně hodnotou pixelu z originálního snímku podle současné polohy okna.
- Výsledek je přiřazen centrálnímu pixelu ve filtrovaném snímku.
- Okno se posouvá po snímku po jednom pixelu pohybem, který bývá označován jako „konvoluce“.
- Okrajové pixely po obvodu snímku, aby mohly být centrálním pixelem okna, jsou v průběhu filtrovací operace replikovány nebo je výsledný filtrovaný snímek zmenšen o polovinu šířky filtrovacího okna minus 1 na každé straně.



### Nízkofrekvenční filtrace

- Potlačují vysokofrekvenční informaci v obraze - redukují odchylky centrálního pixelu od svého okolí.
- Produkují obraz, který je oproti originálnímu shlazený - vždy tedy určitým způsobem zmenšují rozptyl hodnot pixelů v rámci filtrovacího okna.
- Stupeň shlazení je přímo úměrný velikosti použitého filtrovacího okna - čím větší okno, tím větší shlazení.
- Nízkofrekvenční filtry tedy mají tendenci redukovat rozsah výstupních hodnot odstínů šedi a často je tedy nutné po filtrace snímku přistoupit ke zvýraznění jeho kontrastu.
- Běžnými nízkofrekvenčními filtry jsou např. průměrový filtr, gaussovský filtr, mediánový filtr apod.

### Průměrový filtr

**filtry s hodnotami váženými vzdáleností**  
(distance weighted filter),

1	2	1
2	4	2
1	2	1

1	1	1
1	1	1
1	1	1

Modifikaci průměrových filtrování mohou být filtry, které počítají novou hodnotu pixelu ve filtrovaném obraze jako aritmetický průměr pixelů ve filtrovacím okénku, avšak bez hodnoty středového pixelu. Takovýto filtr je užitečný k odstranění tzv. „bitových“ chyb.

### Filtry s váženým středem (center weighted filter)

- Filtrovaný pixel dostává větší nebo menší váhu než pixely v jeho okolí.
- Dostává-li střední pixel vyšší váhu, je shlazení menší.
- Dostává-li střední pixel menší váhu, je z obrazu odstraněn šum.

Nízkofrekvenční filtry se dále využívají ke shlazení obrazu před jeho vizuální interpretací.

**Majoritní filtry** – slouží k úpravě výsledků klasifikace. Modální filtr přiřadí danému pixelu hodnotu módu - tedy nejčetnější hodnotu v daném filtrovacím okně. Jeho výhodou tedy je, že v takto filtrovaném obrazu zůstanou zachovány pouze hodnoty z obrazu původního.

**Sieve filtr** (sieve = sito - odstraní např. z výsledků klasifikace plochy, které jsou menší než zadaná prahová hodnota. Pixelům této malých ploch je přiřazena hodnota pixelů největší sousední plochy a jsou tedy „připojeny“ k této ploše. Slouží k úpravě výsledků klasifikace.

### Filtrace rotujícím oknem

-1	-1	-1
2	2	2
-1	-1	-1

-1	2	-1
-1	2	-1
-1	2	-1

2	-1	-1
-1	2	-1
-1	2	-1

-1	-1	2
-1	2	-1
2	-1	-1

- V tomto případě se okolí filtrovaného obrazového prvku o velikosti  $3 \times 3$  pixely porovnává se předem definovanými vzorovými filtrovacími okny.
- Odpovídající si prvky okolí filtrovaného pixelu a okoli vzorového se vzájemně vynásobí.
- Vzorového okoli s minimální výslednou hodnotou se použije jako průměrového filtru.

### Filtrace radarového snímku

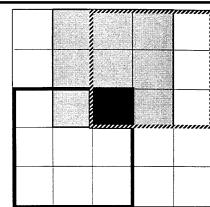
(local region filter)

■ = pixel of interest

□ = North region

▨ = NE region

▢ = SW region



Okénko je rozděleno do osmi částí, pro každou část (region) je vypočtena hodnota rozptylu:

$$\sigma = \frac{DN_{i,j} - DN_{\text{prum}}}{n - 1}$$

Hodnota zpracovávaného pixelu je nahrazena průměrnou hodnotou pixelů z regionu, který vykazuje minimální hodnotu rozptylu

### Vysokofrekvenční filtry

- Obecnou funkcí těchto filtrování je tedy určitým způsobem zvýšit rozdíl hodnot mezi filtrovaným centrálním pixellem a jeho okolím.
- Tyto rozdíly reprezentují především hrany a linie.
- Hranou v obraze rozumíme hranici mezi dvěma různými povrchy - například okraj lesa. Na rozdíl od linie má hrana „nulovou“ šířku.
- Linie potom v obraze reprezentují především komunikace, vodní toky a podobně.
- Vysokofrekvenční filtry obecně zdůrazňují objekty, které jsou menší než polovina filtrovacího okna, širší objekty potlačují. Proto se i zde používají různé velikosti filtrování.

### „Ostřící“ filtry

Každý obraz lze považovat za průnik množin představujících vysokofrekvenční a nízkofrekvenční informaci.

Vysokofrekvenční informaci lze získat také odečtením nízkofrekvenční informace od původního obrazu.

Tyto filtry se nazývají diferenční (high pass differential). Na tomto principu je založen také například tzv. **zostřující filtr** (edge sharpening filter).

Nejprve je původní obraz filtrován průměrovým filtrem, který potlačí linie a hrany.

Takto shlazený obraz je odečten od obrazu originálního, čímž obdržíme obraz, v němž je vysokofrekvenční informace o hranách a liniích zachována.

Nakonec je tento obraz přičten k obrazu původnímu, čímž obdržíme výsledek, ve kterém jsou hrany a linie „ostřejí“ ohrazeny vůči okolí.

„Ostříci“ (sharpening) obrazu nebo detekce a zvýraznění linii a hran slouží k následné vektorizaci liniových prvků v obraze.

### Laplaceovské filtry

-1	-1	-1
-1	8	-1
-1	-1	-1

- Váhy v jednotlivých pozicích filtrovacího okna jsou definovány tak, že váha středového člena je rovna součtu vah všech členů sousedních
- Suma všech vah je rovna nule.
- Filtr potom produkuje na výstupu nulové hodnoty v homogenních částech obrazu a naopak vysoké či nízké hodnoty pro ty pixely, jejichž hodnota v originálním obrazu je větší resp. menší než hodnota okolních pixelů.

### Sobelův filtr

-1	-2	-1	-1	0	1
0	0	0	-2	0	2
1	2	1	-1	0	1

X

Y

• Filtry mohou v obraze zdůrazňovat hrany nebo linie pouze určitého směru (orientace).

• Sobelův filtr zdůrazňuje všechny horizontální a vertikální hrany a linie v originálním obrazu.

• V některých případech je možné obě uvedená okna kombinovat a vypočítat tzv. Sobelův gradient.

• Pro každý směr je vypočtena hodnota X a Y jako suma součinu příslušné váhy ve filtrovacím okně a hodnoty pixelu.

• Výsledný Sobelův (SG) gradient se potom vypočte ze vztahu:

$$SG = \sqrt{X^2 + Y^2}$$

### Prewittův filtr

-1	0	1
-1	0	1
0	0	0
-1	0	1

1	1	1
1	1	1
1	1	1
1	1	1

- Na stejném principu jako Sobelův filtr je založen tzv. Prewittův filtr a gradient k detekci hran v obraze
- Výpočet Prewittova gradientu probíhá podle stejného vzorce jako v případě Sobelova gradientu.

### Filtry využívající mapové algebry

(detekce a potlačení bitových chyb):

DN1	DN2	DN3
DN4	DN5	DN6
DN7	DN8	DN9

$$\text{PRUM1} = (\text{DN1} + \text{DN3} + \text{DN7} + \text{DN9}) / 4$$

$$\text{PRUM2} = (\text{DN2} + \text{DN4} + \text{DN6} + \text{DN8}) / 4$$

$$\text{DIFF} = \text{ABS}(\text{PRUM1} - \text{PRUM2})$$

$$\text{PRAH} = \text{DIFF} * \text{VÁHA}$$

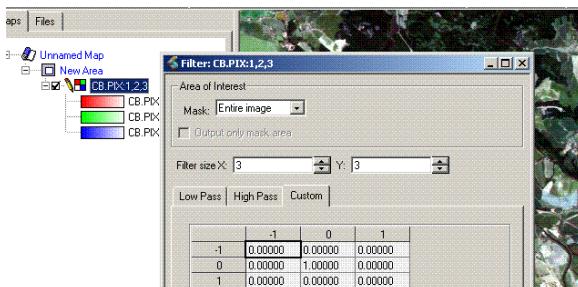
$$\text{IF ABS(DN5-PRUM1) OR ABS(DN5-PRUM2) > PRAH}$$

$$\text{POTOM } \text{DN5}' = \text{PRUM2}$$

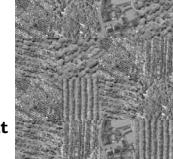
$$\text{JINAK } \text{DN5}' = \text{DN5}$$

Čím menší váha, tím více pixelů bude považováno za šum ve snímku

### Nástroje pro definování filtrů uživatelem (Geomatica)



### Zvýraznění textury



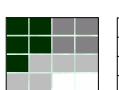
- Textura je významným interpretačním znakem, v případě digitálního zpracování obrazu je však problematické texturu vyjádřit určitou číselnou charakteristikou.
- Textura je plošná proměnlivost tónu uvnitř obrazu a výrazná textura je typická především pro radarové snímky.
- Filtry určené k definování textury v obraze jsou založeny na výpočtu různých statistických měr homogenity či naopak variability hodnot všech pixelů v rámci filtrovacího okna.
- Textura může být charakterizována rozptylem hodnot, variacionním koeficientem, koeficientem šíkmosti či špičatosti, entropií apod.
- Na rozdíl od výše uvedených filtrací je k definování textury často nutné definovat poměrně velké rozměry filtrovacího okna.

### Zvýraznění textury

Většina měr textury je založena na GLCM (Grey Level Co-occurrence Matrix)

Je to čtvercová matici, která vyjadřuje, jak často se určité kombinace DN hodnot pixelů v obraze vyskytují.

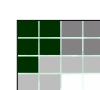
Z GLCM lze vypočítat popisné charakteristiky textury. Těch potom můžeme využít např. jako vstupu do klasifikace.



	0	1	2	3
0	2	2	1	0
1	0	2	0	0
2	0	0	3	1
3	0	0	0	1

Většina měr textury je **váženým průměrem** buněk GLCM

### Míry textury



	0	1	2	3
0	2	2	1	0
1	0	2	0	0
2	0	0	3	1
3	0	0	0	1

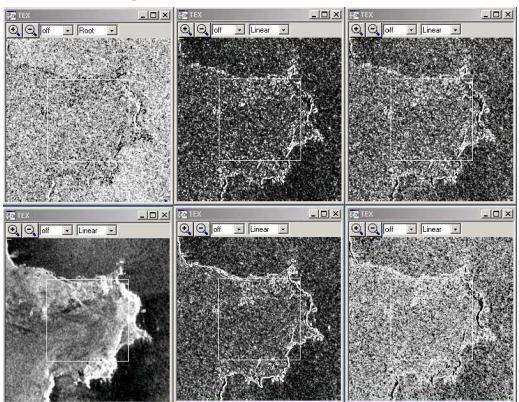
Kontrast jako míra textury - **vážený průměr** buněk GLCM.

$$\text{Kontrast} = \sum_{i,j=0}^{N-1} P_{i,j} \cdot (i - j)^2$$

**Interpretace:** Je-li i a j stejné (na diagonále) váha je 0. Liší li se i a j váha je 1, liší li se o 2 váha je 4 atd. Váhy exponenciálně rostou.

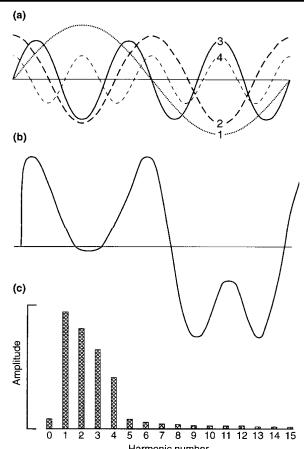
Výsledkem zpracování jsou snímky zvýrazňující resp. kvantifikující texturu (**texture image**)

### Texture image

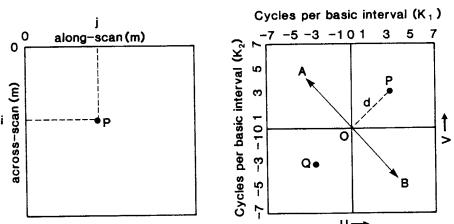


### Fourierovy transformace

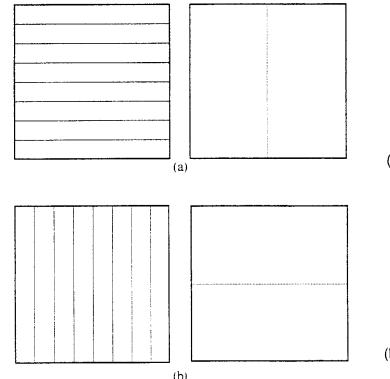
Prostřednictvím tzv. Fourierových transformací lze průběh jakékoliv jednorozměrné spojitě funkce  $f(x)$  popsat pomocí série trigonometrických funkcí  $\sin$  a  $\cos$  o různých amplitudách a frekvencích.



### Fourierovy transformace obrazu

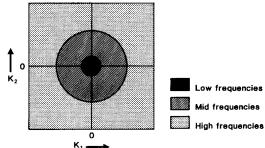


### Fourierovy transformace obrazu



### Fourierovy transformace

- Snímek transformovaný do jednotlivých frekvencí je možné zobrazit ve dvourozměrném poli jako Fourierovo spektrum
- Nízké frekvence v originálním obrazu odpovídají střední části spektra, vysoké frekvence se posouvají k jeho okrajům
- Ze spektra lze vyčíst orientaci hran a linii reprezentovaných danými frekvencemi. Hrany a linie orientované horizontálně v originálním obrazu jsou ve Fourierově spektru prezentovány jeho vertikální složkou a naopak.
- Stupeň šedi ve Fourierově spektru vyjadřuje četnost výskytu dané frekvence v obrazu.



### Fourierovy transformace

- Uvedené frekvenční spektrum lze tzv. inverzní Fourierovou transformací převést zpět do prostorového souřadného systému a rekonstruovat tak původní obraz.
- Pokud tedy před touto inverzní transformací jsou z Fourierova spektra odstraněny určité frekvence, výsledný zrekonstruovaný obraz může být upraven podobně jako v případě použití nízko- či vysokofrekvenčního filtru.
- Fourierovy transformace lze využít k potlačení šumu, k odstranění pruhů, k detekci linii a hran.

