

# Digitální obraz, základní pojmy

Václav Hlaváč

České vysoké učení technické v Praze

Fakulta elektrotechnická, katedra kybernetiky

Centrum strojového vnímání

<http://cmp.felk.cvut.cz/~hlavac>, [hlavac@fel.cvut.cz](mailto:hlavac@fel.cvut.cz)

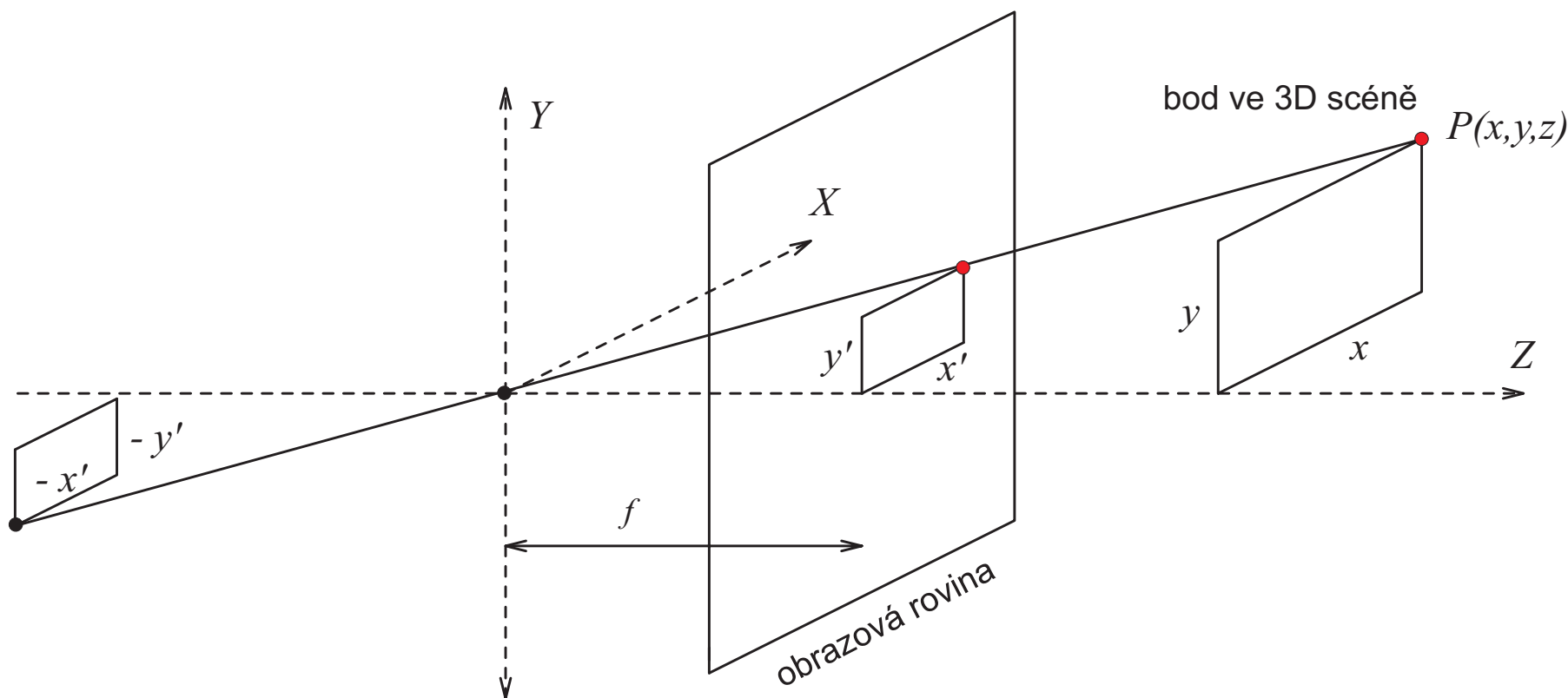
## Osnova přednášky:

- ◆ Obraz, obrazová funkce  $f(x, y)$ .
- ◆ Digitalizace obrazu:  
vzorkování + kvantování.
- ◆
- ◆ Vzdálenost v obraze, relace souvislosti,  
oblast.
- ◆ Konvexní množina, histogram jasu.
- ◆

# Obraz

**Obraz** je chápán intuitivně jako obraz na sítnici oka nebo snímacím čipu fotoaparátu, TV kamery, ...

**Obrazová funkce**  $f(x, y)$ ,  $f(x, y, t)$  je výsledkem perspektivního zobrazení.



$$x' = \frac{x f}{z}, \quad y' = \frac{y f}{z}.$$

# Spojité obraz a jeho matematické vyjádření

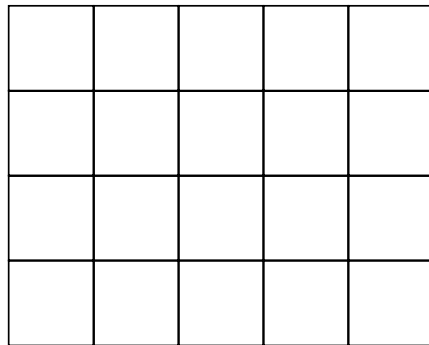
- ◆ Spojitý **obraz** = vstup (chápáno intuitivně), např. na sítnici oka nebo sejmutý TV kamerou.
- ◆ Pro jednoduchost předpokládejme šedotónový obraz.
- ◆ Spojitá **obrazová funkce**  $f(x, y)$ . *Později po digitalizaci matice obrazových elementů, pixelů.*
- ◆  $(x, y)$  jsou **prostorové souřadnice** pixelu; rozuměj souřadnice v rovině.
- ◆  $f(x, y, t)$  v případě **obrazové sekvence** je  $t$  čas.
- ◆  $f(x, y)$  je **hodnota obrazové funkce**, obvykle úměrná jasu, optické hustotě u průhledných předloh, vzdálenosti od pozorovatele, teplotě v termovizi, atd.
- ◆ (Přirozeně) **2D obrazy**: Tenký vzorek v optickém mikroskopu, obrázek písmene na listu papíru, otisk prstu, jeden řez z počítačového tomografu, atd.

- ◆ Digitalizace = vzorkování & kvantizace hodnoty obrazové funkce (též intenzity).
    - Vzorkování vybere ze spojitě obrazové funkce vzorky. Výsledkem jsou vzorky v diskrétním rastru (je jich konečný počet). Vzorek je stále “spojitý”, tj. reálné číslo.
    - Kvantování rozdělí reálnou hodnotu vzorku na konečný počet hodnot. U šedotónového obrazu např. na 256 hodnot.
- 
- ◆ Digitální obraz se obvykle reprezentuje maticí.
  - ◆ Pixel = akronym, angl. picture element.

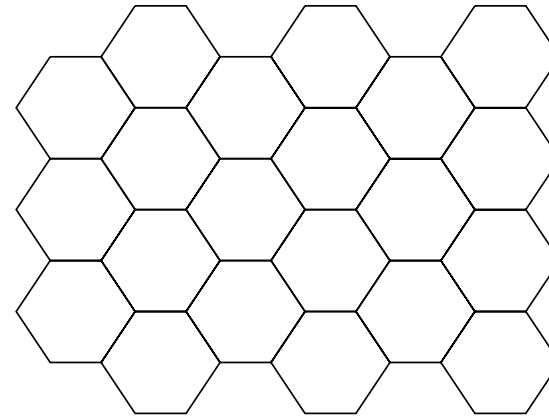
# Vzorkování obrazu

Vzorkování obrazu zahrnuje dvě úlohy:

1. Uspořádání vzorkovacích bodů do pravidelného rastru.



(a)

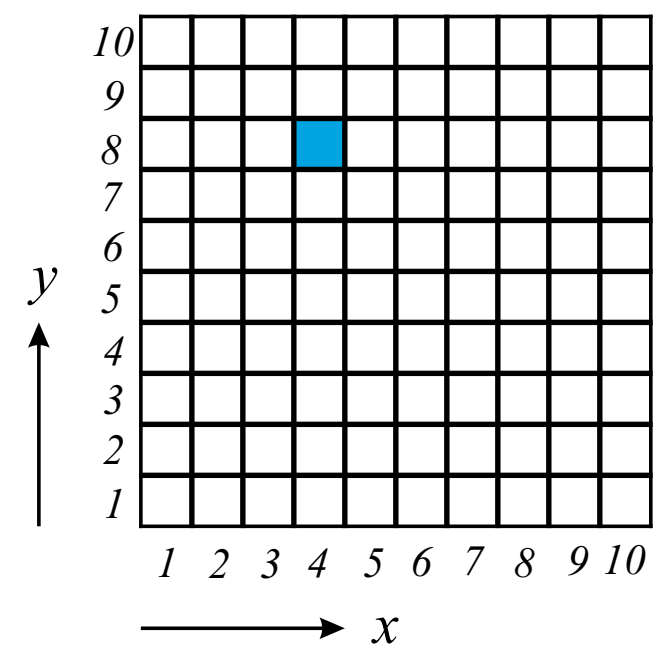
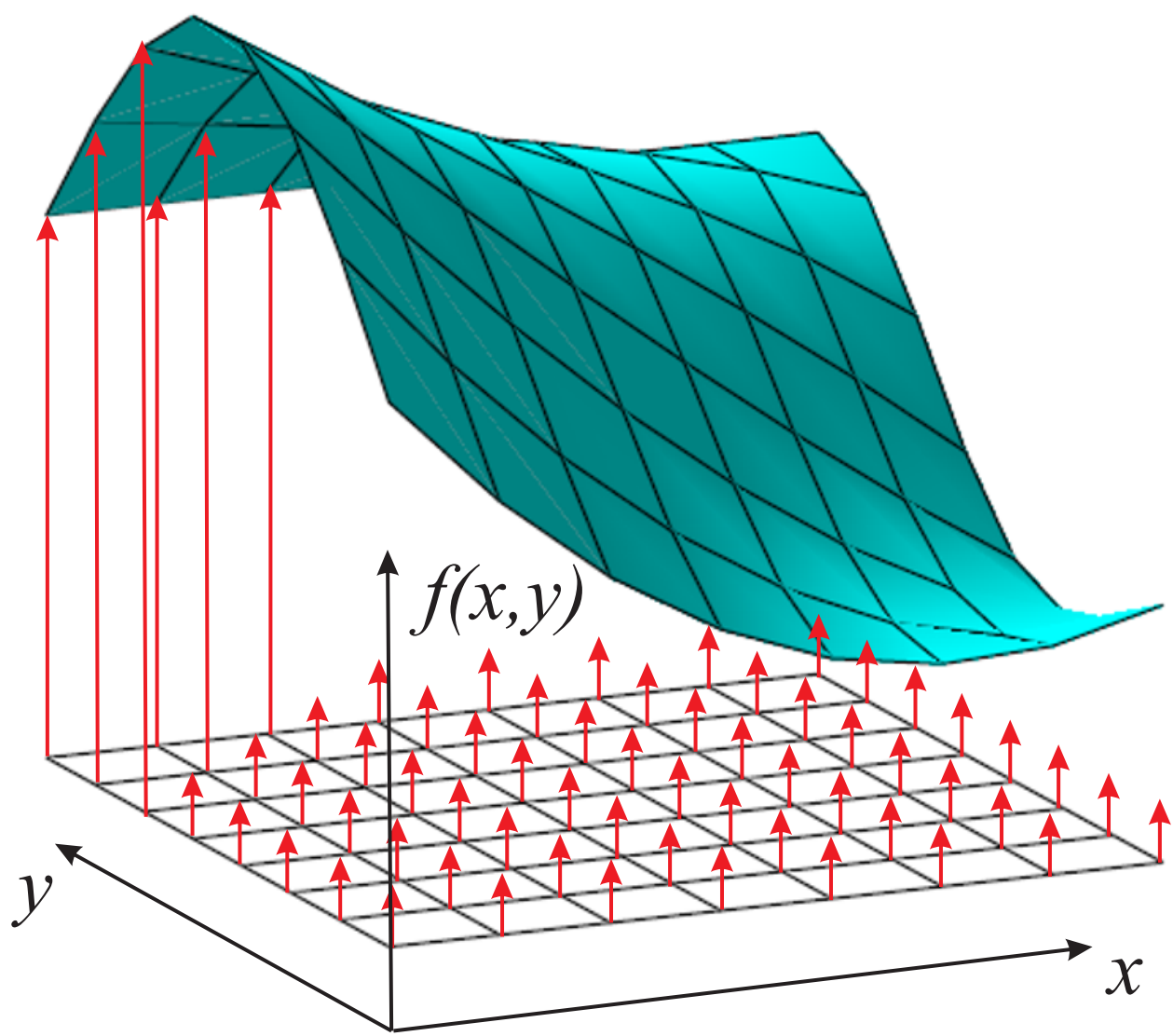


(b)

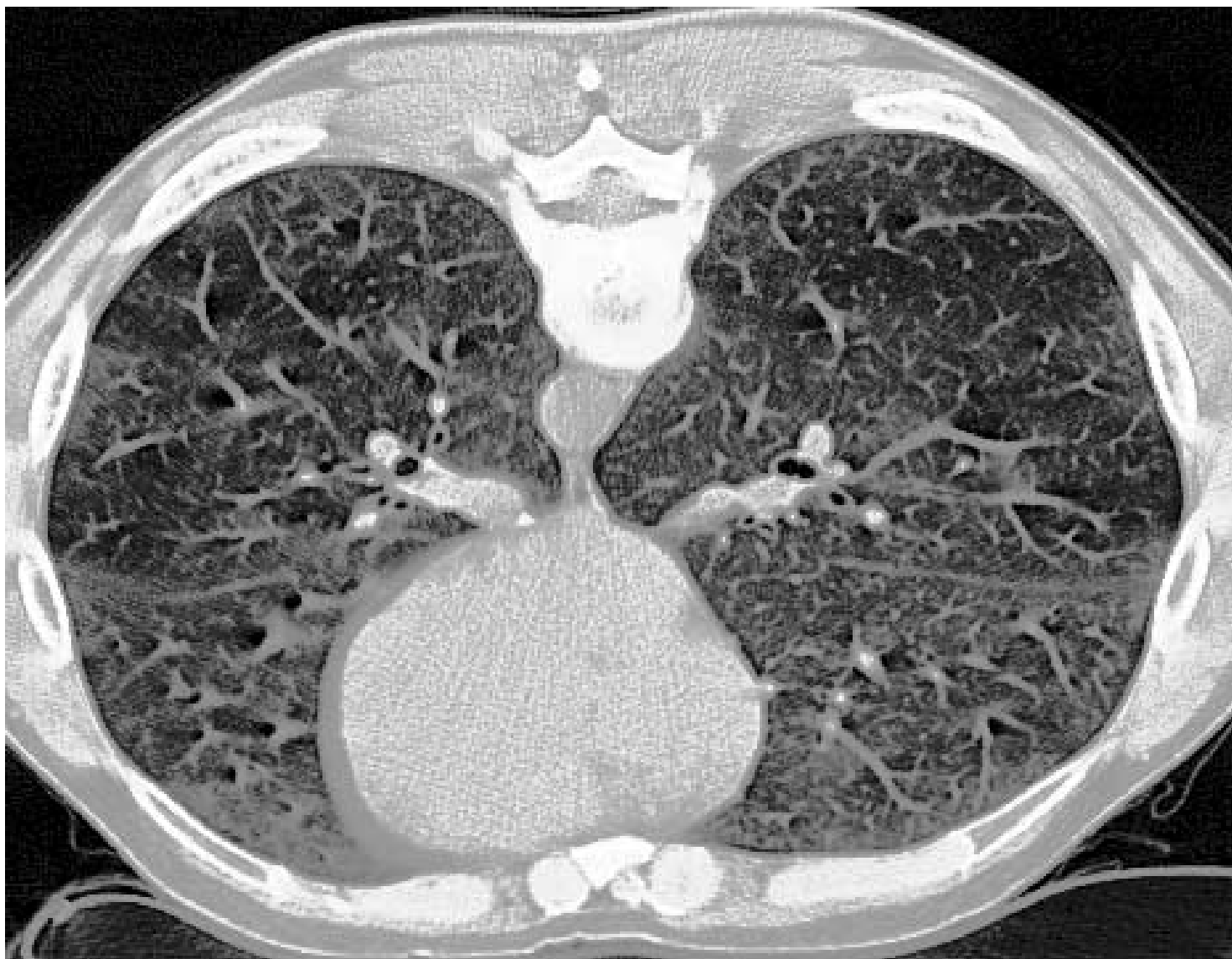
2. Neformálně: Vzdálenost mezi vzorky (Nyquist-Shannonova věta o vzorkování).

- ◆ **Vzorkovací frekvence  $> 2$  krát maximální frekvence v signálu**; což je nejvyšší frekvence zcela rekonstruovatelná z vzorkovaného signálu. Větu odvodíme, až budeme umět Fourierovu transformaci.
- ◆ V obrazech se musí velikost vzorku (pixelu) být dvakrát menší než nejmenší detail, který chceme zaznamenat.

# Vzorkování obrazu, ilustrace



# Příklad digitálního obrazu jeden řez z rentgenového tomografu



## První scanner obrazu, 1956



The SEAC Scanner  
with control console in background



R. Kirsch, 'SEAC and the start of image processing at the National Bureau of Standards. In: Annals of the history of computing, IEEE, vol. 20 (1998), p 7-13.)



# Vzorkování, příklad 1



Original  $256 \times 256$



$128 \times 128$

## Vzorkování, příklad 2



Originál  $256 \times 256$

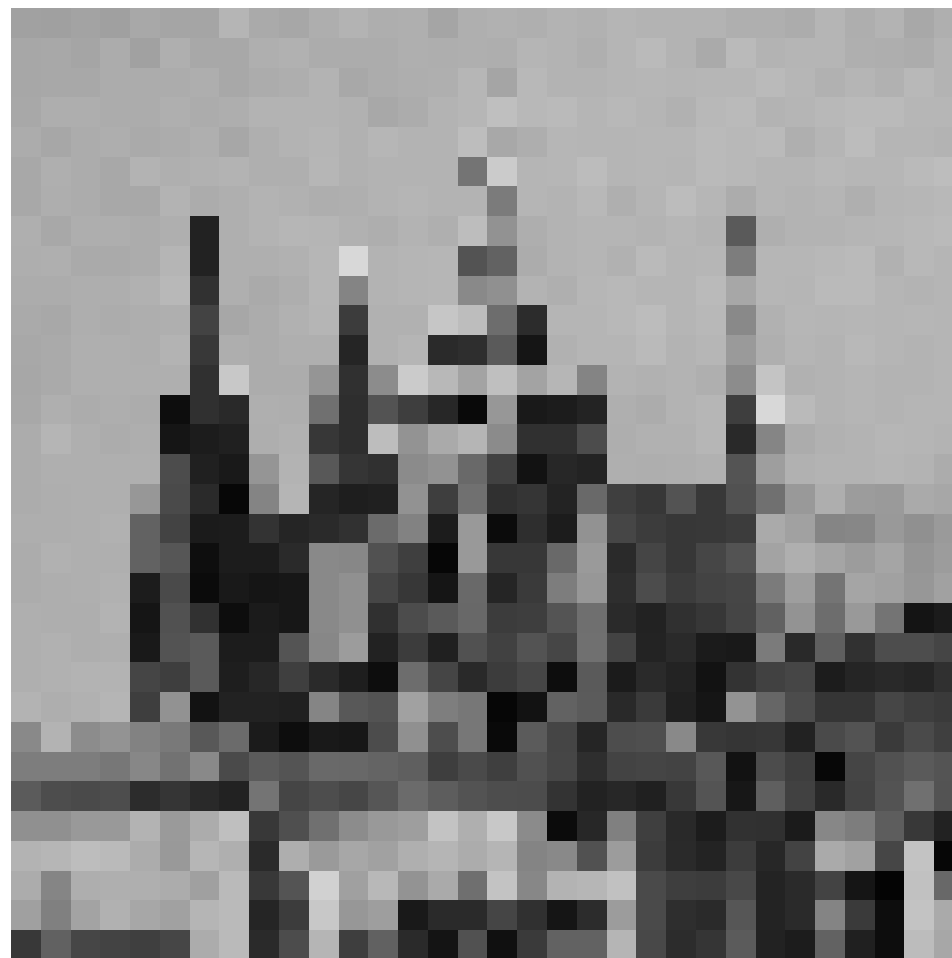


$64 \times 64$

## Vzorkování, příklad 3



Originál  $256 \times 256$



$32 \times 32$

# Kvantování, příklad 1



Originál 256 jasových úrovní



64 jasových úrovní

## Kvantování, příklad 2



Originál 256 jasových úrovní



16 jasových úrovní

# Kvantování, příklad 3



Originál 256 jasových úrovní



4 jasové úrovně

## Kvantování, příklad 4 (binární obraz)



Originál 256 jasových úrovní



2 jasové úrovně

Funkce  $D$  se nazývá **vzdáleností**, právě když

$D(p, q) \geq 0$  , speciálně  $D(p, p) = 0$  (identita).

$D(p, q) = D(q, p)$  , (symetrie).

$D(p, r) \leq D(p, q) + D(q, r)$  , (trojúhelníková nerovnost).



# Několik definic vzdálenosti ve čtvercové mřížce

Euklidovská vzdálenost

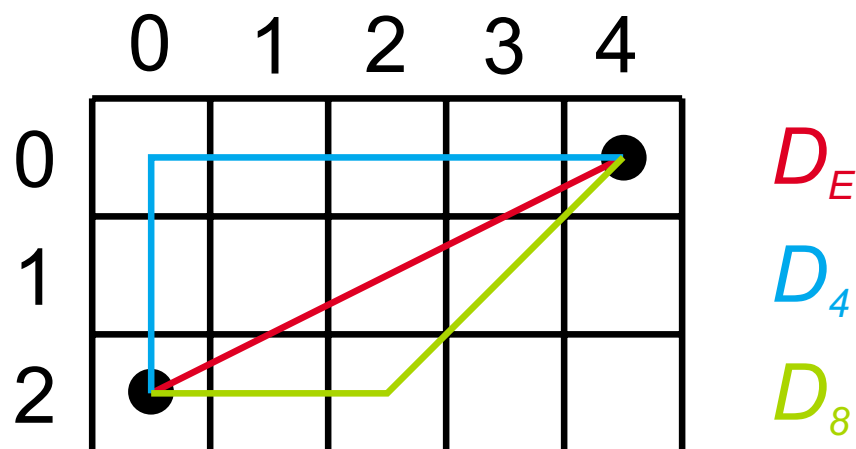
$$D_E((x, y), (h, k)) = \sqrt{(x - h)^2 + (y - k)^2} .$$

Vzdálenost městských bloků (též vzdálenost na Manhattanu)

$$D_4((x, y), (h, k)) = |x - h| + |y - k| .$$

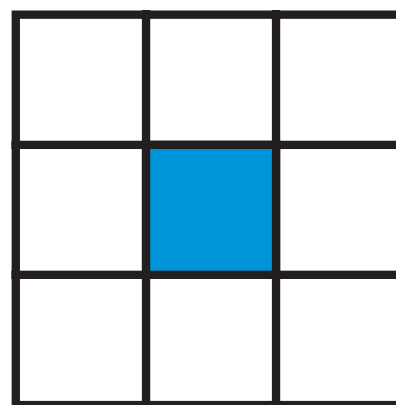
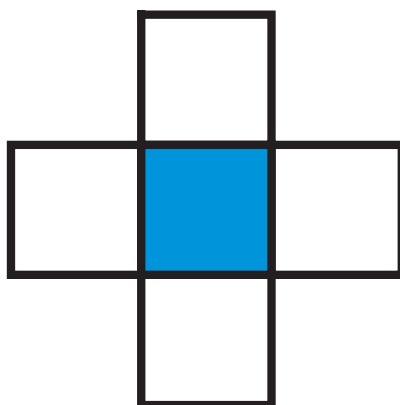
Vzdálenost na šachovnici (z pohledu šachového krále)

$$D_8((x, y), (h, k)) = \max\{|x - h|, |y - k|\} .$$

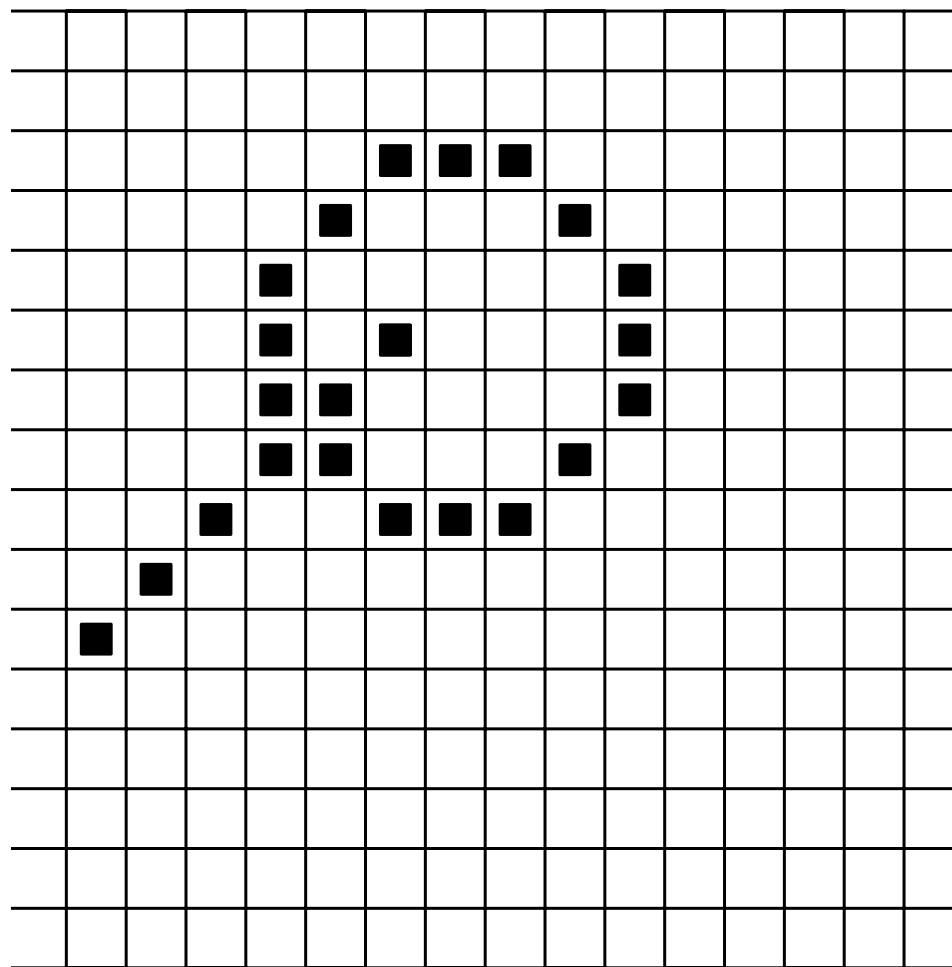
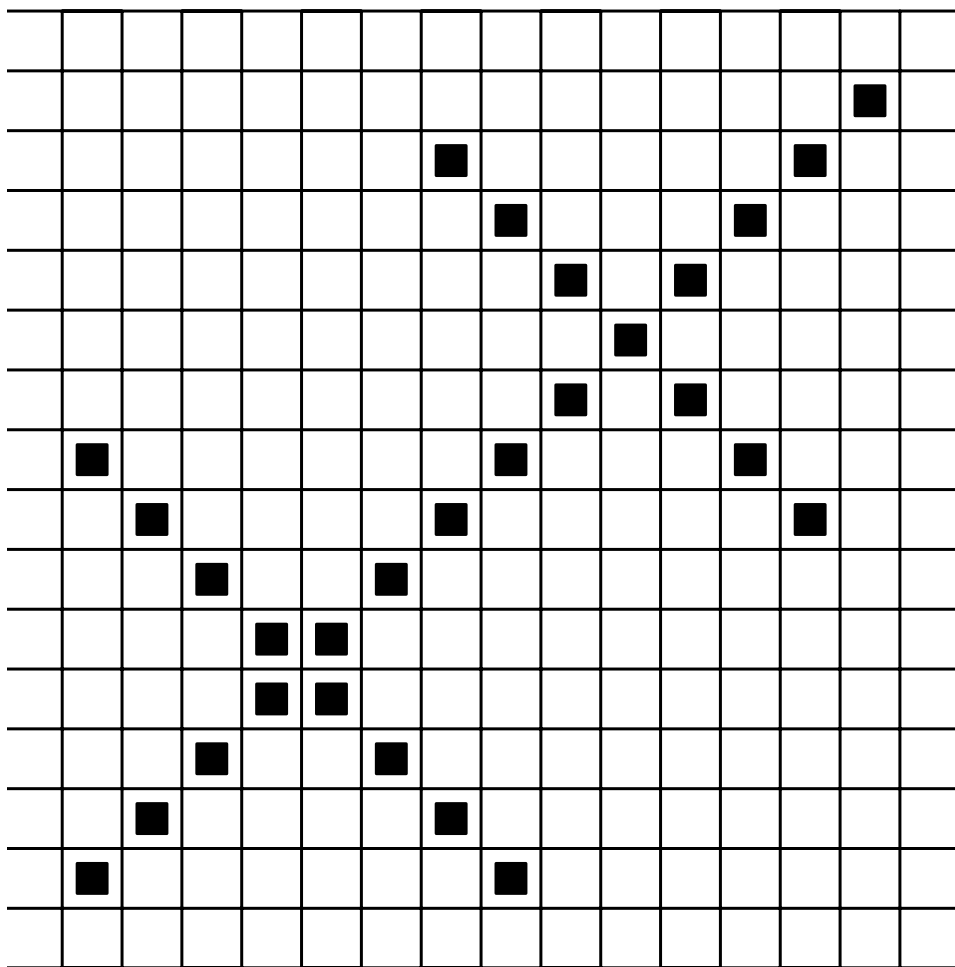


## 4-okolí a 8-okolí

Množina složená ze samotného pixelu (reprezentativní bod) a jeho **sousedů** o vzdálenosti 1.



# Paradox protínajících se úseček



# Binární obraz & relace “být souvislým”



černá ~ objekty  
bílá ~ pozadí

- ◆ *Poznámka pro zvědavé. Japonský kanji znak znamená “blízko odtud”.*
- ◆ Zavedení pojmu “objekt” umožňuje vybrat ty pixely v mřížce, které mají nějaký význam. Vzpomeňme, na diskusi o interpretaci. V našem příkladě černé pixely patří objektu (objektům) – zde písmenu.
- ◆ Sousední pixely jsou souvislé.
- ◆ Dva pixely jsou souvislé, když mezi nimi existuje cesta složená ze souvislých pixelů.

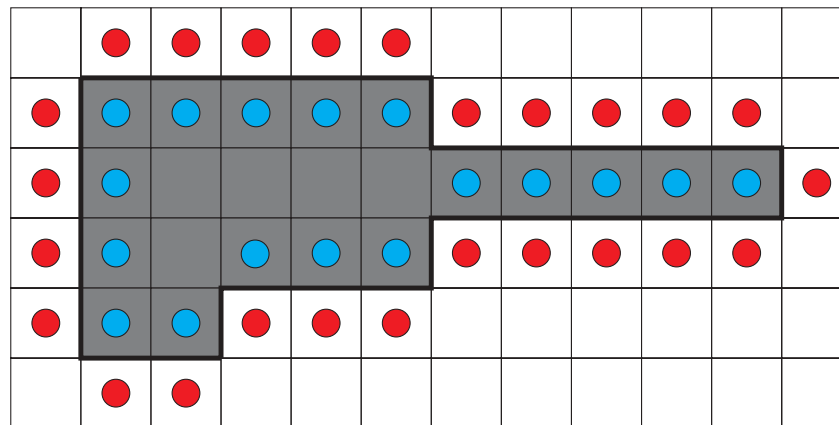
## Oblast = souvislá množina

- ◆ Relace ‘ $x$  je souvislé s  $y$ ’ je
  - reflexivní,  $x \sim x$ ,
  - symetrická  $x \sim y \implies y \sim x$  and
  - transitivní  $(x \sim y) \& (y \sim z)$ $\implies x \sim z$ . Tudíž je ekvivalencí.
- ◆ Relace ekvivalence rozkládá množinu na podmnožiny, kterým se říká třídy ekvivalence. V našem zvláštním případě relace “být souvislým” jsou třídami ekvivalence **do oblastí**.
- ◆ Na obrázku jsou jednotlivé oblasti označeny různými barvami.



# Hranice oblasti

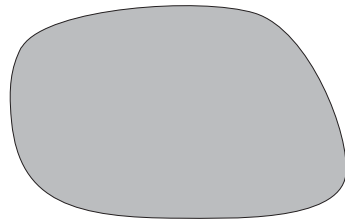
- ◆ Hranice oblasti je množina pixelů oblasti majících alespoň jednoho souseda nepatřícího do oblasti.
- ◆ Spojitá obrazové funkce  $\Rightarrow$  nekonečně tenká hranice.
- ◆ V digitálním obraze má hranice konečnou tloušťku. Je nutné rozlišovat **vnitřní** a **vnější hranici**.



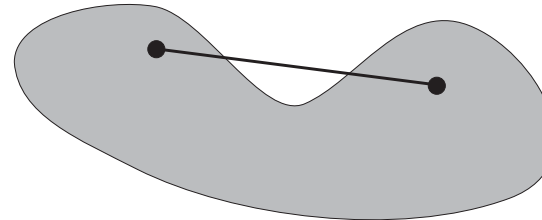
- ◆ Hranice oblasti (border)  $\times$  hrana (edge)  $\times$  hranový bod (edgel).

# Konvexní množina, konvexní obal

Konvexní množina = její každé dva body lze spojit úsečkou ležící uvnitř množiny.



konvexní



nekonvexní

---

Konvexní obal, jezero, záliv.



Region



Convex  
hull



Lakes  
Bays

# Vzdálenostní transformace, DT

- ◆ DT se někdy nazývá vzdálenostní funkcí (analogie s řezbářstvím).
- ◆ DT poskytuje v každém pixlu vzdálenost od zadaných podmnožin obrazu (např. objektů).
- ◆ Výsledný DT “obraz” má hodnoty 0 v pixlech zadaných podmnožin, nízké hodnoty pro pixly blízko k nim a vyšší hodnoty pro vzdálené pixly..
- ◆ V binárním obraze, DT poskytuje vzdálenost v každém pixlu od nejbližšího nenulového pixlu (objektu).

výchozí obraz

0	0	0	0	0	0	1	0
0	0	0	0	0	1	0	0
0	0	0	0	0	1	0	0
0	0	0	0	0	1	0	0
0	1	1	0	0	0	1	0
0	1	0	0	0	0	0	1
0	1	0	0	0	0	0	0
0	1	0	0	0	0	0	0

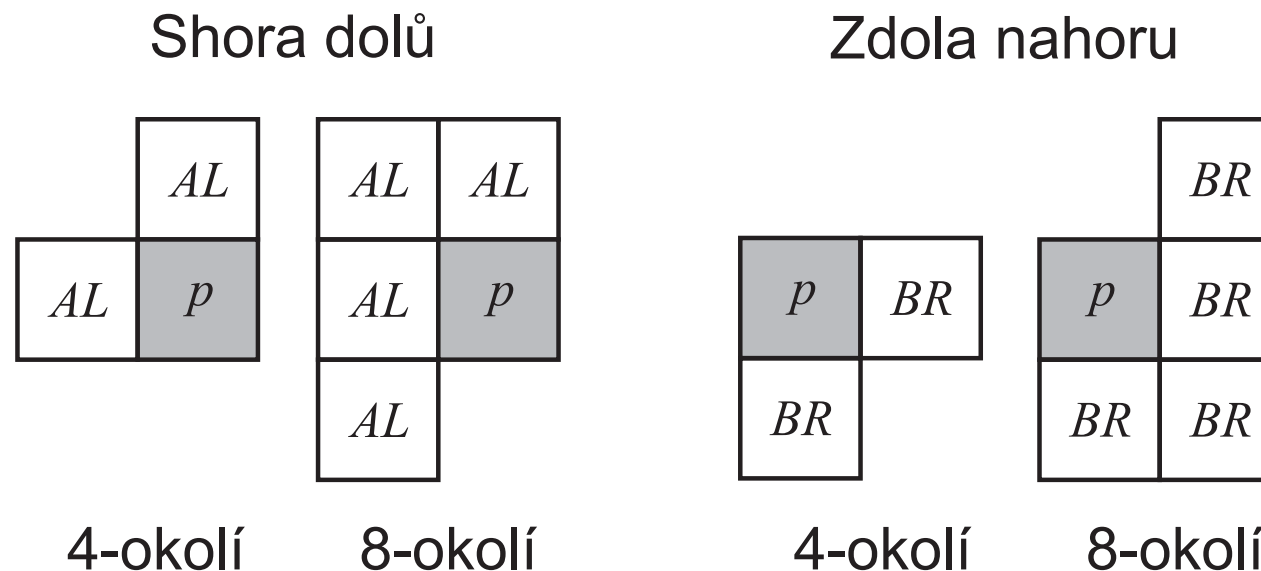
výsledek DT

5	4	4	3	2	1	0	1
4	3	3	2	1	0	1	2
3	2	2	2	1	0	1	2
2	1	1	2	1	0	1	2
1	0	0	1	2	1	0	1
1	0	1	2	3	2	1	0
1	0	1	2	3	3	2	1
1	0	1	2	3	4	3	2



# Algoritmus vzdálenostní transformace neformálně

- ◆ Slavný dvojprůchodový algoritmus výpočtu DT navrhli Rosenfeld, Pfaltz (1966), původně pro vzdálenosti  $D_4$ ,  $D_8$ .
- ◆ První průchod je shora dolů, zleva doprava. Druhý průchod je zdola nahoru, zprava doleva.
- ◆ Obraz je procházen systematicky malou maskou.  $p$  je okamžitý pixel.



- ◆ Efektivita algoritmu DT je umožněna šířením hodnot viděných maskou z již dříve prozkoumaných pozic. Šíření informace připomíná šíření vlny.

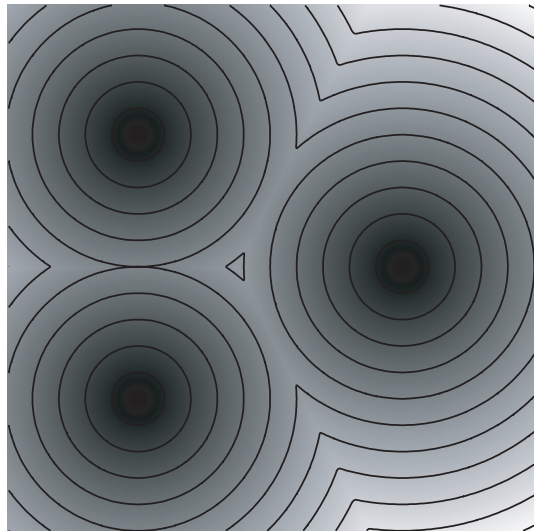
# Algoritmus vzdálenostní transformace DT

Cíl: výpočet DT pro podmnožinu  $S$  obrazu rozměru  $M \times N$  vzhledem k vzdálenosti  $D$ , která ovlivňuje prvky masky.

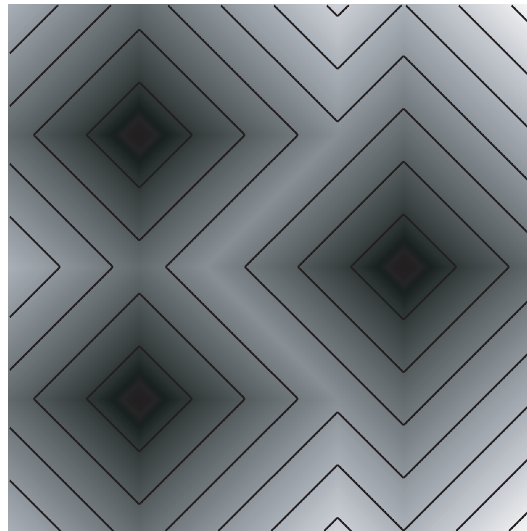
1. Inicializace: Vytvoř pole  $F$  rozměru  $M \times N$ . Pro prvky  $p$  obrazu odpovídající  $S$  nastav  $F(p) = 0$  a pro ostatní nastav  $F(p) = \infty$ .
2. První průchod: Projdi obraz  $F$  po řádcích shora dolů, zleva doprava. Pro prvky vlevo nad vzhledem k okamžitému prvky  $p$  (dané prvky  $AL$  v obrázku masky na předchozím slajdu) nastav 
$$F(p) = \min_{q \in AL} (F(p), D(p, q) + F(q)).$$
3. Druhý průchod: Projdi  $F$  po řádcích zdola nahoru, zprava doleva. Pro prvky vpravo dole vzhledem k  $p$  (dané prvky  $BR$  v obrázku masky na předchozí průsvitce) nastav 
$$F(p) = \min_{q \in BR} (F(p), D(p, q) + F(q)).$$

Nyní pole  $F$  obsahuje výsledek DT pro zadaný obraz a podmnožinu  $S$ .

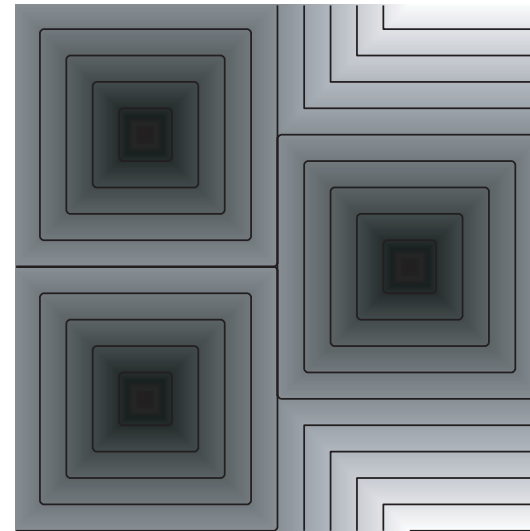
# Ilustrace DT pro tři definice vzdáleností



Euklidovská



$D_4$

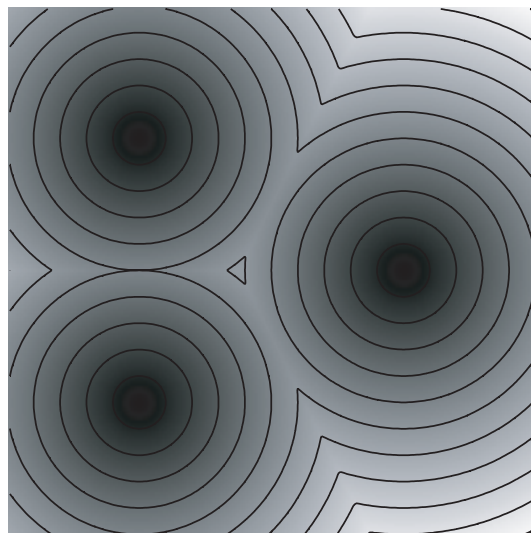


$D_8$

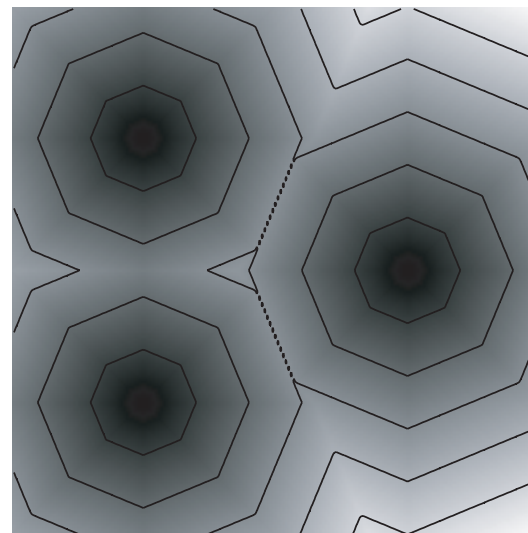
# Kvazieukleidovská vzdálenost

Eukleidovskou DT nelze snadno spočítat jen na dva průchody. Často se používá kvazieukleidovská aproximace vzdálenosti, která se na dva průchody spočítat dá.

$$D_{\text{QE}}((i, j), (h, k)) = \begin{cases} |i - h| + (\sqrt{2} - 1) |j - k| & \text{for } |i - h| > |j - k|, \\ (\sqrt{2} - 1) |i - h| + |j - k| & \text{otherwise.} \end{cases}$$

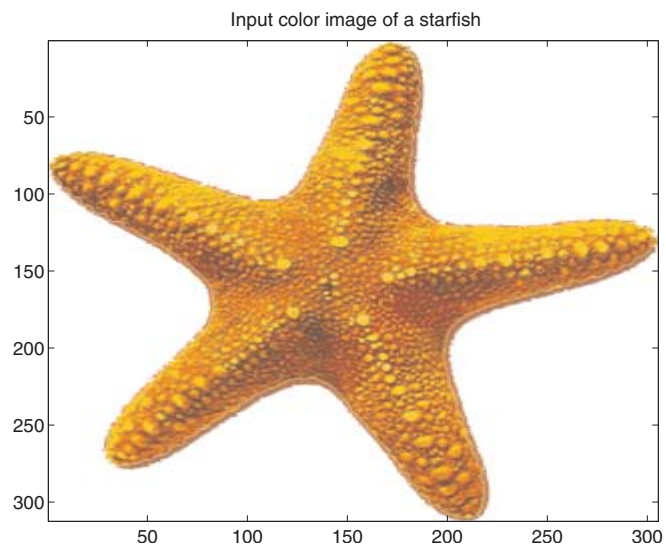


Euklidovská

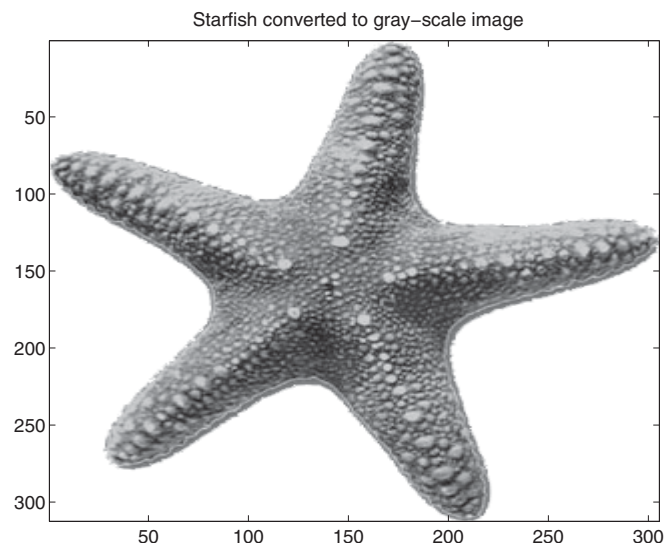


kvazieuklidovská

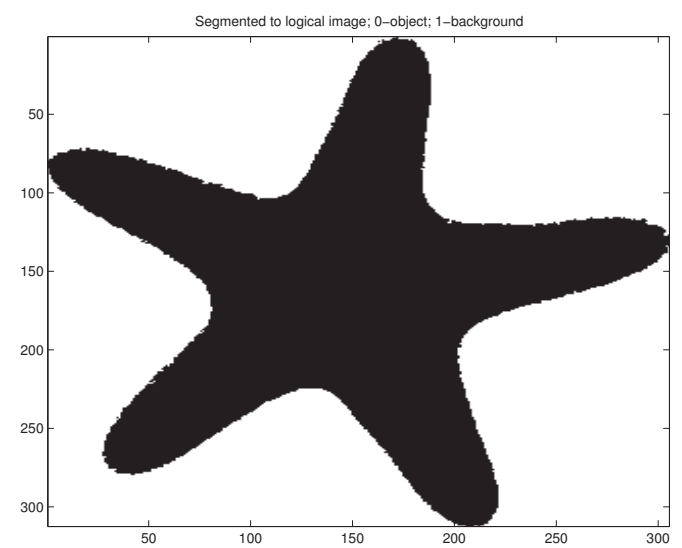
# DT příklad hvězdice, vstupní obrázek



barevný

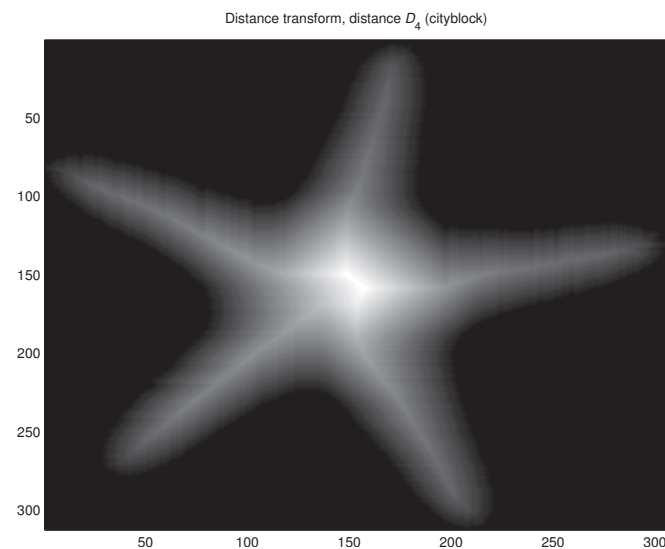


šedotónový

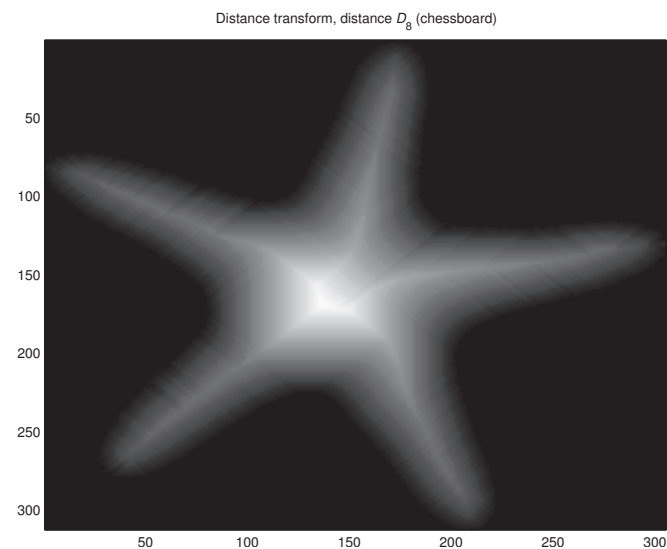


binární

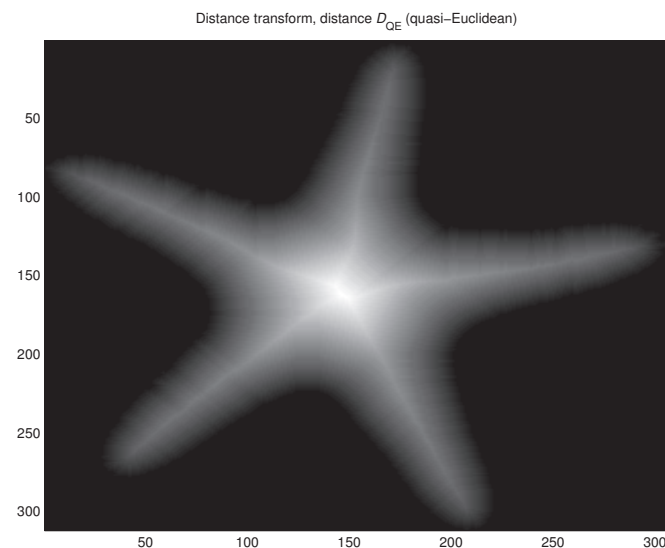
# DT příklad hvězdice, výsledky



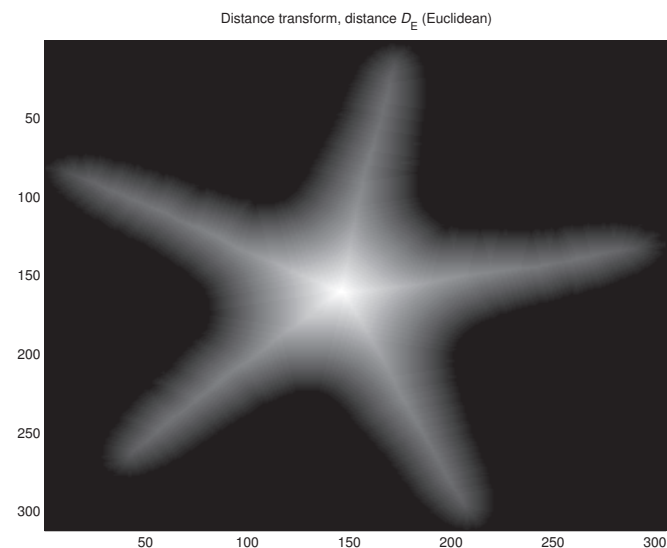
D4



D8



kvazieuklidovská



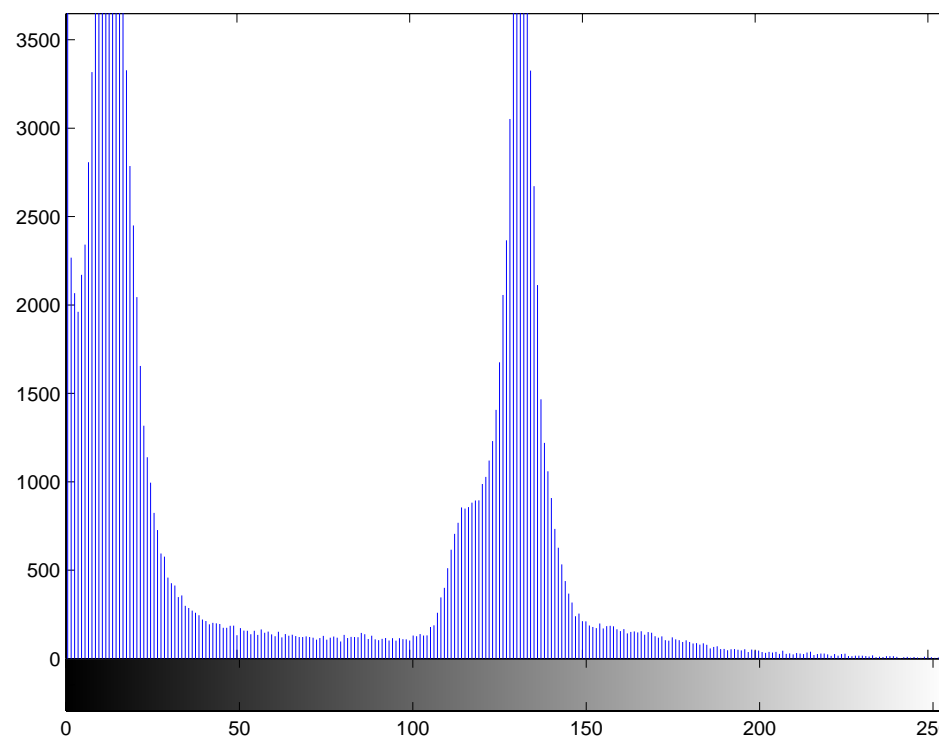
euklidovská

# Histogram hodnot jasu

Histogram hodnot jasu je odhadem hustoty pravděpodobnosti jevu, že pixel bude mít určitou jasovou hodnotu.



výchozí obraz



histogram hodnot jasu