# Počítačové videnie - RANSAC a Total Squares Fit

Ing. Viktor Kocur viktor.kocur@fmph.uniba.sk

DAI FMFI UK

22.4.2021

# Formulácia úlohy

### Problém

Dnes budeme riešiť problém hľadania priamky v dátach so šumom. Teda dostaneme dáta s bodmi a naša úloha bude v nich nájsť priamku definovanú ako  $y = m \cdot x + k$ , ktorá ich najlepšie vystihuje.

### Vstupné dáta

Vstupné dáta si vygenerujeme pomocou funckie generate\_noisy\_data ktorú nájdete v zipe k dnešnému cvičeniu.

### generate\_noisy\_data.m

 $X = generate_noisy_data(n, p, sigma)$  - vráti maticu tvaru  $n \times 2$ , ktorá obsahuje na každom riadku vygenerovaný bod. Parameter p určuje podieľ dát na priamke (medzi 0 a 1) a sigma (nastavujte do 0.05) určuje ako veľmi sú body z priamky zašumené. Skript dáta aj zobrazí.

### Úloha

### Úloha

Naimplementujte funkciu [m, k]= ransac(X, t, p, max\_iters), kde m a k sú parametre výstupnej priamky  $y=m\cdot x+k$ , X sú vstupné dáta, t je prah na vzdialenosť bodu od priamky tak aby sme ju zarátali ako inliera, p je podiel inlierov pri ktorom skončíme a vrátime hodnotu a max\_iters je maximálny počet iterácii.

#### Teória

Ešte nezačínajte pracovať keďže najprv si prejdeme teóriu.

### Úloha

### Algoritmus

Naimplementujte funkciu [m, k]= ransac(X, t, p, max\_iters), kde m a k sú parametre výstupnej priamky  $y = m \cdot x + k$ , X sú vstupné dáta, t je prah na vzdialenosť bodu od priamky tak aby sme ju zarátali ako inliera, p je podiel inlierov pri ktorom skončíme a vrátime hodnotu a max\_iters je maximálny počet iterácii.

### Teória

Ešte nezačínajte pracovať keďže najprv si prejdeme teóriu.

# Algoritmus

- 1. Vyberieme dva náhodne body z množiny dát
- 2. Pre body spočítame m = k.
- 3. Pre všetky body spočítame ich vzdialenosť od tejto priamky.
- 4. Spočítame koľko máme inlierov, tj. počet bodov v dátach ktorých vzdialnosť od priamky je menšia ako *t*.
- 5. Ak je podiel bodov inlierov k celkovému počtu bodov väčší ako *p* tak vrátime *m* a *k*.
- 6. Ak je počet iterácii väčší ako *max\_iters*, tak vrátime tie parametre *m* a *k*, pre ktoré bolo v dátach najviac inlierov.
- 7. Vrátime sa na 1.

### Teória

### Výpočet parametrov z dvoch bodov

Vzorce na výpočet k a m môžeme odvodiť zo systému:

$$y_1 = k \cdot x_1 + m \tag{1}$$

$$y_2 = k \cdot x_2 + m, \tag{2}$$

kde  $(x_1, y_1)$  a  $(x_2, y_2)$  sú dva body definujúce priamku.

### Teória

### Vzdialenosť bodu od priamky

V prípade, že máme parametre priamky k a m a bod (x, y) tak ich vzdialenosť môžeme vypočítať ako:

$$d = \frac{|k + mx - y|}{\sqrt{1 + m^2}} \tag{3}$$

### Implementácia

Tento vzorec si implementujte pomocou vektorových operácií, tak aby sa spočítal naraz pre všetky body.

## Implementácia

### Výber dvoch náhodných bodov

Na výber dvoch bodov môžete použiť buď funkciu randsample (vyžaduje štatistický toolbox) alebo randi. Pozrite si ich v helpe.

### Funkcia na vykreslovanie

V zipe cvičeniu nájdete aj funkciu display\_line, ktorá na vstupe berie dáta X a parametre *m* a *k* a vykreslí priamku a dáta.

## Úloha

### Úloha

Naimplementujte funkciu [m, k] = ransac(X, t, p, max\_iters), kde m a k sú parametre výstupnej priamky  $y = m \cdot x + k$ , X sú vstupné dáta, t je prah na vzdialenosť bodu od priamky tak aby sme ju zarátali ako inliera, p je podiel inlierov pri ktorom skončíme a vrátime hodnotu a max\_iters je maximálny počet iterácii.

#### **Testovanie**

Funkciu si otestujte najprv na dátach bez šumu (p = 1, sigma=0, k a m môže byť ľubovoľne, ale t dajte  $\inf()$  a potom len s nenulovou sigmou. Potom otestujte ako sa mení výsledok v závislosti na parametroch šumu, parametri p a t.

# Nevýhoda RANSACu

### Presnosť priamky z dvoch bodov

Ako výstup z RANSACu dostaneme parametre ktoré boli presne spočítané pre dva body. To vôbec nemusí byť vhodné.

### Vylepšenie

Ako vylepšenie môžeme po aplikácii RANSACu zobrať všetkých inlierov a túto množinu bodov použijeme na výpočet nových parametrov.

# Total Squares Fit

#### Formulácia

Pri total squares fittingu hľadáme parametre m a k tak aby sme minimalizovali cenovú funkciu:

$$C = \sum_{i=1}^{n} d_i^2 = \sum_{i=1}^{n} \frac{(k + mx - y)^2}{1 + m^2}.$$
 (4)

# Analytické riešenie

$$k = \frac{w + \sqrt{w^2 + r^2}}{r} \tag{5}$$

$$m = \overline{y} - k\overline{x} \tag{6}$$

$$w = \sum_{i=1}^{n} (y_i - \overline{y})^2 - \sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})^2$$
 (7)

$$r = 2\sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})(y_i - \overline{y})$$
 (8)

## Total Squares Fit

### Úloha

Naimplementujte funkciu [m, k] =  $tsf(X, m_0, k_0, t)$ , ktorá vráti parametre m a k po total squares fite na dátach X z ktorých sa vyberú inliere pre priamku s parametre  $m_0$ ,  $k_0$  a prah t.

#### Testovanie

Funkciu si otestujte najprv na dátach bez šumu (p = 1, sigma=0, k a m môže byť ľubovoľne, ale t dajte inf()) a potom len s nenulovou sigmou. Nakoniec skúste v kombinácii s RANSACom a otestujte ako sa mení výsledok v závislosti na parametroch šumu, RANSACu a zvolenom prahu.