

# Trodimenzionalni računalni vid

geometrija jednog, dvaju i više pogleda

Siniša Šegvić

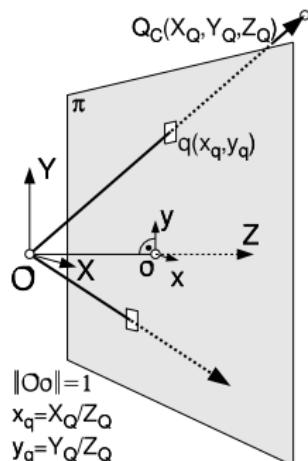
UniZg-FER D307

# Uvod

**Geometrijski aspekti** računalnogvida: elementi za rekonstrukciju 3D modela iz 2D slika

## Sadržaj:

- **Prerekviziti:** projekcijska geometrija, model stvaranja slike, umjeravanje kamere
- **Geometrija jednog pogleda:**  
homografije i nedogledi
- **Geometrija dvaju pogleda:** ravninske scene, epipolarna geometrija, 3D rekonstrukcija
- Primjene: autonomna navigacija, izrada 3D modela, proširena stvarnost



# PROJEKCIJSKA GEOMETRIJA

- Omogućava **linearan** opis stvaranja slike i transformacija među koordinatnim sustavima!
- Elementi projekcijskog prostora imaju homogene koordinate:

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1, x_2, \dots, x_{n+1} \end{bmatrix}^T \in \mathbb{P}^n$$
$$\mathbf{x} \sim \mathbf{y} \iff \mathbf{x} = \lambda \cdot \mathbf{y}$$

- **Projekcija:** transformacija  $\mathbb{P}^m \rightarrow \mathbb{P}^n$  koja čuva kolinearnost
- Projekcije su **linearna preslikavanja**  
(mogu se opisati homogenom matricom  $\mathbf{P}_{m+1 \times n+1}$ )
- Projekcijske invarijante: kolinearnost, križni omjer (udaljenosti, kutovi i paralelizam —**ne**)

# PROJEKCIJSKA GEOMETRIJA

## Odnos projekcijskog i Euklidskog prostora:

- Izomorfno preslikavanje  $\mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{P}^n$ :

$$\begin{bmatrix} x_1, x_2, \dots, x_n \end{bmatrix}^T \mapsto \begin{bmatrix} x_1, x_2, \dots, x_n, 1 \end{bmatrix}^T$$

- Za sve  $\mathbf{y} \in \mathbb{P}^n : y_{n+1} \neq 0$  vrijedi obratno preslikavanje:

$$\begin{bmatrix} y_1, y_2, \dots, y_{n+1} \end{bmatrix}^T \mapsto \begin{bmatrix} \frac{y_1}{y_{n+1}}, \frac{y_2}{y_{n+1}}, \dots, \frac{y_n}{y_{n+1}} \end{bmatrix}^T$$

- točke  $\mathbf{y} \in \mathbb{P}^n : y_{n+1} = 0$  se nazivaju točke u beskonačnosti
  - takve točke nemaju prikaz u  $\mathbb{R}^n$ ;
  - skup svih takvih točaka čini *ravninu (pravac)* u beskonačnosti

# PROJEKCIJSKA GEOMETRIJA

## Elementi projekcijske ravnine:

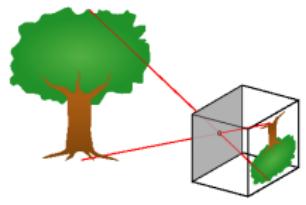
objekt	prikaz	jednadžba	transformacija
točka	$\mathbf{q} = \begin{bmatrix} x & y & t \end{bmatrix}^T$		$\mathbf{H}\mathbf{q}$
pravac	$\mathbf{l} = \begin{bmatrix} a & b & c \end{bmatrix}^T$	$\mathbf{l}^T \mathbf{q} = 0$	$\mathbf{H}^{-T} \mathbf{l}$
kr. 2. reda	$\mathbf{C}_{3 \times 3} = \mathbf{C}_{3 \times 3}^T$	$\mathbf{q}^T \mathbf{C} \mathbf{q} = 0$	$\mathbf{H}^{-T} \mathbf{C} \mathbf{H}^{-1}$

**Homografija:** Ravninska projekcija  $\mathbb{P}^2 \rightarrow \mathbb{P}^2$ ; opisuje se matricom  $\mathbf{H}_{3 \times 3}$ .

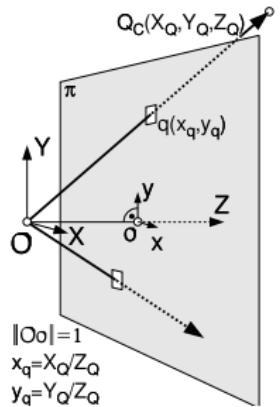
Lako se pokazuje da se presjecište dvaju pravaca da odrediti prema izrazu:  $\mathbf{l}_1 \times \mathbf{l}_2 = \mathbf{q}$

# MODEL STVARANJA SLIKE

- **Idealna kamera:** model temeljen na kameri s rupicom
  - kamera s rupicom (stenoskop) sastoji se od kutije koja na jednom kraju ima rupicu a na drugoj senzorski element
  - zrake svjetla prolaze kroz rupicu i na senzoru stvaraju sliku rotiranu za  $180^\circ$ .
  - koncept radi, ali zahtijeva dugačku ekspoziciju (sati)
- U modelu, rupica je infinitezimalna a njena projekcija pada u ishodište k.s. senzora.
- udaljenost senzora postavljamo na  $\|Oo\|=1$ , a slikovnu ravninu crtamo ispred rupice (sliku bismo prije gledanja zakrenuli)
- stvaranje slike sada možemo opisati perspektivnom projekcijom

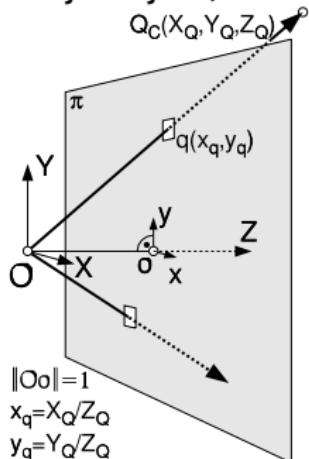


[Wikipedia]



# MODEL STVARANJA SLIKE

- Projekcijski, stvaranje slike opisuju **linearni izrazi**:



$$\lambda \cdot \begin{bmatrix} x_{\hat{q}} \\ y_{\hat{q}} \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} X_Q \\ Y_Q \\ Z_Q \\ 1 \end{bmatrix}$$

ili, kraće:

$$\lambda \cdot \hat{\mathbf{q}} = \mathbf{S} \cdot \mathbf{Q}_C$$

$\lambda \in \mathbb{R}$  ... nepoznati faktor (mnoge 3D točke se preslikavaju u istu točku slike)

$\hat{\mathbf{q}} \in \mathbb{P}^2$  ... normalizirani k.s. slike ( $o, \hat{x}, \hat{y}$ ),

$\mathbf{Q}_C \in \mathbb{P}^3$  ... k.s. kamere ( $O, X, Y, Z$ )

$\|Oo\|$  ... udaljenost slikovne ravnine (senzora) od optičkog centra (rupice)

- Kamera s rupicom dobro modelira kamere koje daju **neizobličene** slike (bridovi scene  $\mapsto$  dužine u slici)

# MODEL STVARANJA SLIKE

## Perspektivni model stvaranja slike:

- Linearno proširenje minimalnog modela s pet parametara:

$$\begin{bmatrix} x_q \\ y_q \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} s_x & s_\theta & t_x \\ 0 & s_y & t_y \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_{\hat{q}} \\ y_{\hat{q}} \\ 1 \end{bmatrix}$$

ili, kraće:

$$\mathbf{q} = \mathbf{K} \cdot \hat{\mathbf{q}}$$

- $s_x, s_y \dots \|Oo\|$  izražen u pikselima ( $s_x \approx s_y$ )  
 $\textcolor{blue}{p_{ar}} = \frac{s_y}{s_x}; \textcolor{blue}{\phi_{hfov}} = 2 \cdot \arctg\left(\frac{w}{2s_x}\right)$ , za sliku  $w \times h$
- $t_x, t_y \dots$  pomak k.s. slike
- $s_\theta = s_y \operatorname{ctg}(\theta) \dots$  kut među osima k.s. slike ( $\theta \approx \pi/2, s_\theta \approx 0$ )
- **Ostali intrinsični parametri** opisuju nelinearne korekcije!

# MODEL STVARANJA SLIKE

## Transformacija krutog tijela:

- homogene koordinate omogućuju linearan opis euklidskih transformacija (6 DOF):

$$\begin{bmatrix} X_Q \\ Y_Q \\ Z_Q \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{R}_{3 \times 3} & \mathbf{t}_{3 \times 1} \\ 0_{1 \times 3} & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} L_Q \\ M_Q \\ N_Q \\ 1 \end{bmatrix}$$

ili, kraće:

$$\mathbf{Q}_C = \mathbf{M} \cdot \mathbf{Q}_W$$

$\mathbf{Q}_C$  - točka izražena u k.s. kamere ( $O, X, Y, Z$ ),

$\mathbf{R}$  - rotacija k.s. kamere oko osi k.s. svijeta,

$\mathbf{t}$  - translacija k.s. svijeta u k.s. kamere,

$\mathbf{Q}_W$  - točka izražena u k.s. svijeta ( $O_W, L, M, N$ )

# MODEL STVARANJA SLIKE

**Vanjski parametri:** položaj kamere u k.s. svijeta  
(translacija  $-\mathbf{R}^T \cdot \mathbf{t}$ , rotacija  $\mathbf{R}$ )

- Parametrizacija rotacijske matrice (nagib,zakret,okret):

$$\mathbf{R} = \mathbf{R}_z(\gamma) \cdot \mathbf{R}_y(\beta) \cdot \mathbf{R}_x(\alpha)$$

$$\mathbf{R} = \begin{bmatrix} \cos(\beta) \cos(\gamma) & \cos(\gamma) \sin(\alpha) \sin(\beta) - \cos(\alpha) \sin(\gamma) & \cos(\alpha) \cos(\gamma) \sin(\beta) + \sin(\alpha) \sin(\gamma) \\ \cos(\beta) \sin(\gamma) & \cos(\alpha) \cos(\gamma) + \sin(\alpha) \sin(\beta) \sin(\gamma) & \cos(\gamma) \sin(\alpha) + \cos(\alpha) \sin(\beta) \sin(\gamma) \\ -\sin(\beta) & \cos(\beta) \sin(\alpha) & \cos(\alpha) \cos(\beta) \end{bmatrix}$$

Parametrizacija nije jedinstvena: zadatu matricu opisuju barem dvije trojke  $(\alpha, \beta, \gamma) \in [0, \pi]^3$ !

- Inverzni parametri:

$$\mathbf{M}_i = \mathbf{M}^{-1} = \begin{bmatrix} \mathbf{R}_{i3 \times 3} & \mathbf{t}_{i3 \times 1} \\ \mathbf{0}_{1 \times 3} & 1 \end{bmatrix}$$

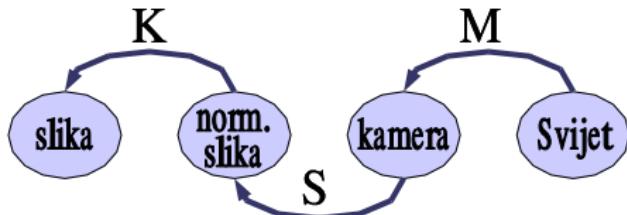
$$\mathbf{R}_i = \mathbf{R}^{-1} = \mathbf{R}^T, \quad \mathbf{t}_i = -\mathbf{R}^{-1} \cdot \mathbf{t}$$

# MODEL STVARANJA SLIKE

## Perspektivni model, sažetak:

- Pretpostavke: ``oštra'' slika i idealna (``tanka'') leća
- Svakom slikovnom elementu pridružuje se pravac kroz žarište (upotrebom intrinsičnih parametara  $K$ )
- Ekstrinsični parametri ( $R, t, 6$  DOF) određuju kako te pravce interpretirati u nekom vanjskom k.s.
- Ukupna transformacija:

$$\lambda q = K \cdot S \cdot M \cdot Q_W = P_{3 \times 4} \cdot Q_W$$



# GEOMETRIJA DVAJU POGLEDA

Tri međusobno isprepletena **cilja**!

1. određivanje 3D strukture
2. određivanje pomaka kamera (5DOF)
3. određivanje korespondentnih točaka

Dva **konteksta** koji imaju mnogo toga zajedničkog

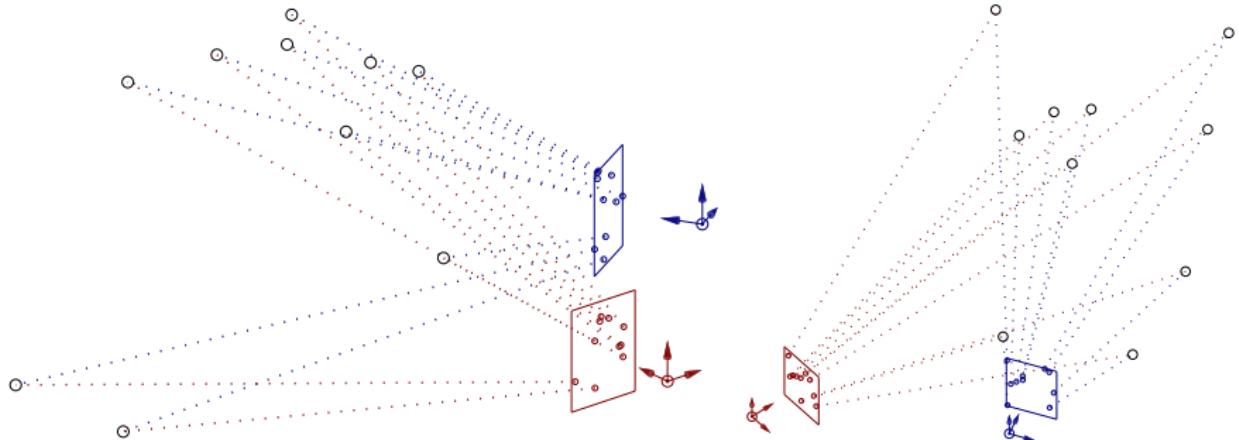
1. **stereo**: slike su pribavljene istovremeno
2. **kretanje**: slike su pribavljene sljedno u vremenu

Dva **slučaja** koji se u mnogome razlikuju

1. **kalibrirani** slučaj: poznate kamere  
(metrička rekonstrukcija)
2. **projekcijski** slučaj: nepoznate kamere  
(autokalibracija ili projekcijska rekonstrukcija)

# GEOMETRIJA DVAJU POGLEDA

Primjeri:



# GEOMETRIJA DVAJU POGLEDA

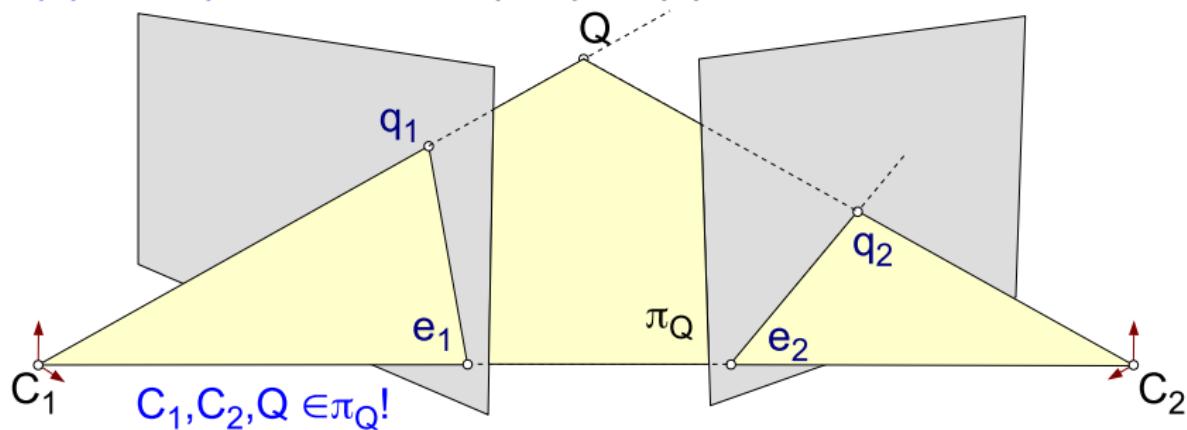
**Epipolarna geometrija:** odnos između dva pogleda na 3D scenu

Osnovica  $p(C_1, C_2)$ : povezuje ishodišta dvaju kamera

Epipol  $e_i$ : slika ishodišta druge kamere stereo para;  $e_i \in p(C_1, C_2)$

Epipolarna ravnina  $\pi_Q$ : def. osnovicom i 3D točkom  $Q$

Epipolarni pravac  $p(e_i, q_i)$ : presjek epipolarne i slikovne ravnine



## GEOMETRIJA DVAJU POGLEDA

**Eipolarno ograničenje:** geometrijski izvod

Neka je:  $P_1 = \begin{bmatrix} I & 0 \end{bmatrix}$ ,  $P_2 = \begin{bmatrix} R & t \end{bmatrix}$ ,

Tada u k.s. kamere  $C_2$  vrijedi:

$$\overrightarrow{C_2 q_2} = q_2, \quad \overrightarrow{C_2 C_1} = t, \quad \overrightarrow{C_1 q_1} = R \cdot q_1$$

Gornja tri vektora su koplanarna  $\Rightarrow$  mješoviti produkt iščezava:

$$q_2^T \cdot (t \times R \cdot q_1) = q_2^T \cdot [t]_x \cdot R \cdot q_1 = 0$$

**Eipolarno ograničenje:**  $q_2^T \cdot E \cdot q_1 = 0$

**Esencijalna matrica** (homogena,  $3 \times 3$ , 5 DOF):  $E = [t]_x R$

## GEOMETRIJA DVAJU POGLEDA

**Eipolarno ograničenje:** algebarski izvod

Neka je:  $P_1 = \begin{bmatrix} I & 0 \end{bmatrix}$ ,  $P_2 = \begin{bmatrix} R & t \end{bmatrix}$

Tada vrijedi sljedeće:  $Q_2 = RQ_1 + t$

Rješavamo se zbroja:  $[t]_x Q_2 = [t]_x RQ_1 + [t]_x t$

$$[t]_x = \begin{bmatrix} 0 & -t_z & t_y \\ t_z & 0 & -t_x \\ -t_y & t_x & 0 \end{bmatrix}, \text{ vrijedi: } [t]_x \cdot a = t \times a$$

Rješavamo se člana na lijevoj strani:  $Q_2^T [t]_x Q_2 = Q_2^T [t]_x RQ_1$

Konačno dobivamo:  $0 = q_2^T E q_1$

## GEOMETRIJA DVAJU POGLEDA

**Određivanje matrice E:** algoritam s osam točaka

Raspisivanjem i reorganiziranjem epipolarnog ograničenja ( $0 = \mathbf{q}_{iB}^T \mathbf{E} \mathbf{q}_{iA}$ ) dobivamo jednadžbu:

$$\begin{bmatrix} x_{iB}x_{iA} & x_{iB}y_{iA} & x_{iB} & y_{iB}x_{iA} & y_{iB}y_{iA} & y_{iB} & x_{iA} & y_{iA} & 1 \end{bmatrix} \cdot \mathbf{e}_{9 \times 1} = 0$$

Za n točaka dobivamo linearни homogeni sustav:  $\mathbf{A}_{n \times 9} \cdot \mathbf{e}_{9 \times 1} = \mathbf{0}_{n \times 1}$

Minimalno **osam** točaka za rješenje [longuet-Higgins 1981],  
u praksi bismo htjeli imati mnogo više (100)

Linearna metoda postiže jako dobre rezultate (pogotovo nakon  
normalizacije [hartley04]), ali ima problema s outlierima i ravninama...

# GEOMETRIJA DVAJU POGLEDA

## Dekompozicija esencijalne matrice

Promotrimo singularnu dekompoziciju matrice:  $\mathbf{E} = [\mathbf{t}]_x \mathbf{R}$ :

$$\mathbf{E} = \mathbf{U} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \mathbf{V}^T, \quad \det(\mathbf{U}) = \det(\mathbf{V}) = 1$$

Tada imamo po jedan uvrnuti par za svaki smjer translacije:

- $\mathbf{t} = \pm \mathbf{U}_{:3}$

- $\mathbf{R}_a = \mathbf{U} \cdot \begin{bmatrix} 0 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \mathbf{V}^T, \quad \mathbf{R}_b = \mathbf{U} \cdot \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \mathbf{V}^T$

Odabir između  $(\mathbf{R}_a, \mathbf{t})$ ,  $(\mathbf{R}_a, -\mathbf{t})$ ,  $(\mathbf{R}_b, \mathbf{t})$ ,  $(\mathbf{R}_b, -\mathbf{t})$  provodimo testiranjem jedne ili više korespondencija.

# GEOMETRIJA DVAJU POGLEDA

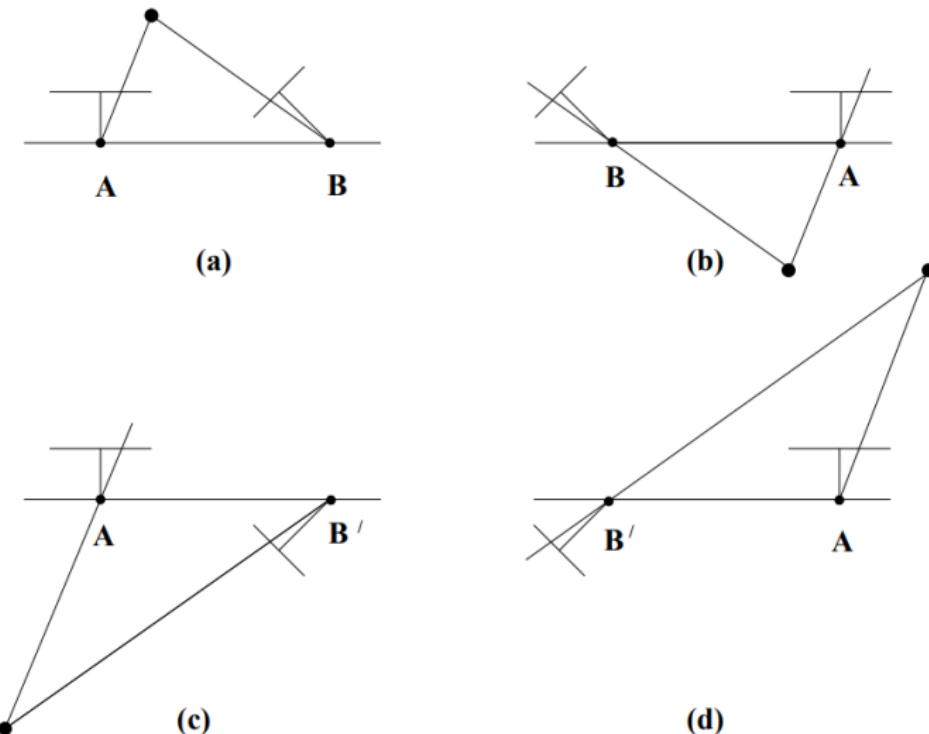


Fig. 9.12. The four possible solutions for calibrated reconstruction from E. Between the left and right sides there is a baseline reversal. Between the top and bottom rows camera B rotates 180° about the baseline. Note, only in (a) is the reconstructed point in front of both cameras.

[hartley04book]

# GEOMETRIJA DVAJU POGLEDA

**Rekonstrukcija strukture:** linearna metoda

Neka je:  $\lambda_A \mathbf{q}_A = \mathbf{P}_A \mathbf{Q}$ ,  $\lambda_B \mathbf{q}_B = \mathbf{P}_B \mathbf{Q}$ ,

Neka su poznate vrijednosti za:  $\mathbf{q}_A$ ,  $\mathbf{q}_B$ ,  $\mathbf{P}_A$  i  $\mathbf{P}_B$

Kako naći  $\mathbf{Q}$ ?

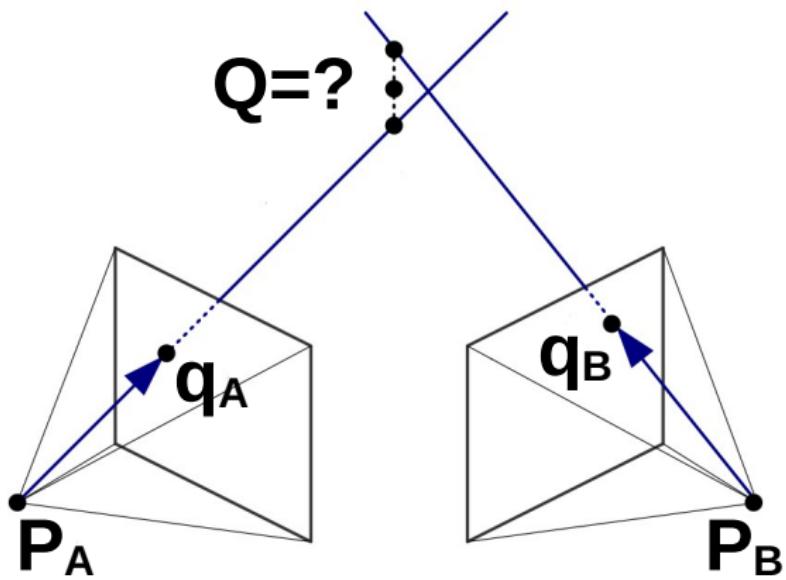
Rješenje (samo dva ograničenja su nezavisna):  $[\mathbf{q}_i]_x \mathbf{P}_i \mathbf{Q} = 0$

Kad se to raspiše dobiva se sustav:  $\mathbf{A}_{4 \times 4} \mathbf{Q}_{4 \times 1} = 0$

$$\mathbf{A}_{4 \times 4} = \begin{bmatrix} y_A \mathbf{P}_A[3,:] - \mathbf{P}_A[2,:]; \\ x_A \mathbf{P}_A[3,:] - \mathbf{P}_A[1,:]; \\ y_B \mathbf{P}_B[3,:] - \mathbf{P}_B[2,:]; \\ x_B \mathbf{P}_B[3,:] - \mathbf{P}_B[1,:]; \end{bmatrix}$$

Efikasnija metoda predložena je u [nister04pami].

# GEOMETRIJA DVAJU POGLEDA



[szeliski22book]

## GEOMETRIJA DVAJU POGLEDA

### **Rekonstrukcija strukture:** linearna metoda (2)

Kao i obično, linearna metoda nije ML, pa ne postiže optimalne rezultate;

U praksi linearna metoda se koristi za inicijalizaciju, dok se bolji rezultati postižu optimizacijom.

Tipično zajedno optimiramo položaje svih 3D točaka i relativnu orijentaciju kamera (bundle adjustment) [engels06].

## GEOMETRIJA DVAJU POGLEDA

**Određivanje matrice  $\mathbf{E}$ :** algoritam s pet točaka

Matrica  $\mathbf{E}$  nije "bilo kakva" homogena matrica:

- samo 5 DOF (umjesto 8)
- specifična struktura:  $\mathbf{E} = [\mathbf{t}]_x \mathbf{R}$
- skup svih esencijalnih matrica zadan ``kubnim'' ograničenjem:  
$$2 \cdot \mathbf{E} \mathbf{E}^T \mathbf{E} - \text{trace}(\mathbf{E} \mathbf{E}^T) \mathbf{E} = 0$$

Algoritam s pet točaka [Nister 2004] uzima u obzir sva ograničenja (epipolarna i interna)!

Dodatna prednost pred linearnom metodom: radi i za planarne scene!

## GEOMETRIJA DVAJU POGLEDA

### Određivanje matrice E: algoritam s pet točaka (2)

Prvo se pronađu donja 4 nul-vektora linearog sustava

$$\mathbf{A}_{5 \times 9} \cdot \mathbf{e}_{9 \times 1} = \mathbf{0}_{5 \times 1}$$

Zatim se njihova linearna kombinacija uvrsti u kubno ograničenje, te se traže koeficijenti za koje je ograničenje zadovoljeno

Ovo rezultira polinomom 11-og stupnja koji ima 1-11 nultočaka (svaka nultočka odgovara zasebnom rješenju)

Na kraju je iz skupa dobivenih hipoteza potrebno naći točnu: to se radi uvrštanjem šeste točke u epipolarno ograničenje.

Algoritam s pet točaka je metoda izbora u minimalnom kontekstu (5+1 točka), dok se za velik broj točaka bolji rezultati postižu kondicioniranim linearnim metodama

# GEOMETRIJA DVAJU POGLEDA

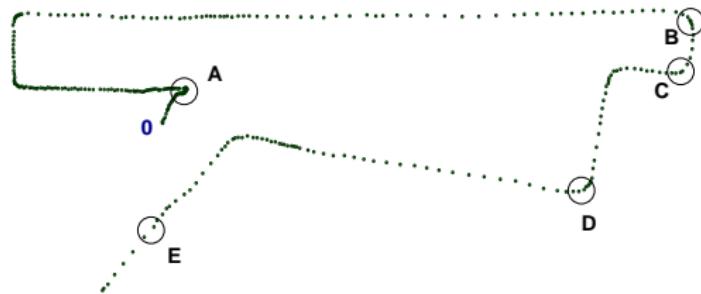
**Geometrija više pogleda:** proširenje tehnika za dva pogleda

Primjer: monokularna vizualna odometrija [nister04cvpr2]

- ideja: estimirati gibanje kamere konkateniranjem estimiranih pomaka u kratkim intervalima videa
- položaje kamere moguće je odrediti:
  1. iz esencijalne matrice u odnosu na prvu sliku intervala
  2. iz položaja trijangularnih 3D točaka (PnP)
- intervali su potrebni zbog rastuće nesigurnosti praćenja
- mjerilo u odnosu na prethodni interval određeno na temelju 3D rekonstrukcije točaka koje su vidljive u oba intervala (glavni nedostatak pristupa!)
- za najbolje rezultate optimirati reprojekcijsku pogrešku u posljednjih  $n$  slika [engels06]

# GEOMETRIJA DVAJU POGLEDA

Rezultati kartiranja puta od oko 1100 m (sveučilišni kampus):



- **oblik trajektorije** dobro rekonstruiran, znatna odstupanja u **lokalnom mjerilu**
- karta predstavljena grafom gdje su rubne slike čvorovi, a lokalne 3D rekonstrukcije lukovi [segvic09cviu]
- lukovi sadrže pomake kamere, 2D izglede praćenih značajki te trijangularizirane 3D položaje
- vozilo je uspjelo autonomno ponoviti put uz 5 intervencija.

## GEOMETRIJA JEDNOG POGLEDA

Geometriju jednog pogleda definira projekcijska matrica  $\mathbf{P}_{3 \times 4}$ :

$$\lambda \mathbf{q} = \mathbf{K} \cdot \mathbf{S} \cdot \mathbf{M} \cdot \mathbf{Q}_W = \mathbf{K} \cdot \begin{bmatrix} \mathbf{R} & \mathbf{t} \end{bmatrix} \cdot \mathbf{Q}_W = \mathbf{P}_{3 \times 4} \cdot \mathbf{Q}_W,$$

Projekcijska matrica u sebi sadrži i vanjske ( $\mathbf{R}, \mathbf{t}$ ) i unutrašnje ( $\mathbf{K}$ ) parametre kamere!

Nulprostor projekcijske matrice je položaj kamere:  $\text{Nul}(\mathbf{P}) = (-\mathbf{R}^T \mathbf{t}, 1)$

Ako je kamera umjerena,  $\mathbf{P} = \mathbf{S} \cdot \mathbf{M}$

Ako je još i k.s. svijeta poravnat s k.s. kamere:  $\mathbf{P} = \mathbf{S} = \begin{bmatrix} \mathbf{I} & \mathbf{0} \end{bmatrix}$

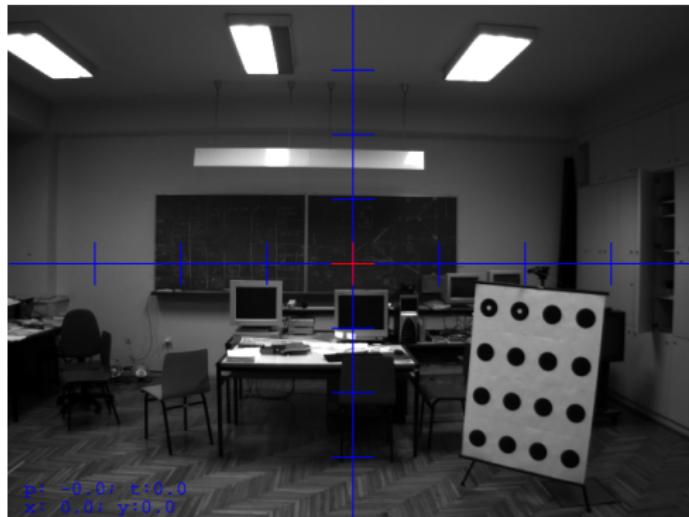
3D iz jednog pogleda samo uz pomoć apriornog znanja

- poznati elementi ravninske scene
- paralelne glavne osi strukture scene

# GEOMETRIJA JEDNOG POGLEDA

**Homografija:** ravninsko projekcijsko preslikavanje

- Koja je veza između ravnine i njezine slike?
- Možemo li iz te veze odrediti položaj kamere ( $\mathbf{P}$ )?



# GEOMETRIJA JEDNOG POGLEDA

**Homografija:** veza između ravnine i njene slike

Neka je k.s. svijeta  $(O, X, Y, Z)$  orijentiran tako da je  $Z$  okomit na ravninu uzorka (analogija: nogometno igralište iz helikoptera):

$$\lambda \cdot \begin{bmatrix} x_q \\ y_q \\ 1 \end{bmatrix} = \mathbf{K} \begin{bmatrix} \mathbf{R} & \mathbf{t} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_Q \\ Y_Q \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \mathbf{K} \begin{bmatrix} \mathbf{R}_{:,1} & \mathbf{R}_{:,2} & \mathbf{t} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_Q \\ Y_Q \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\lambda \cdot \mathbf{q} = \mathbf{H} \cdot \mathbf{q}_R,$$

$$\mathbf{q} = \begin{bmatrix} x_q & y_q & 1 \end{bmatrix}^\top, \quad \mathbf{q}_R = \begin{bmatrix} X_Q & Y_Q & 1 \end{bmatrix}^\top$$

Iz  $\mathbf{H}$  možemo dobiti i  $\mathbf{R}$  i  $\mathbf{t}$ !

# GEOMETRIJA JEDNOG POGLEDA

**Homografija** iz korespondencija između poznatog objekta i slike

- Nepoznati faktor izbacujemo iz igre vektorskim produktom:

$$\mathbf{H} \cdot \mathbf{q}_R = \lambda \cdot \mathbf{q} \iff \mathbf{q} \times (\mathbf{H} \cdot \mathbf{q}_R) = \mathbf{0}$$

$$\begin{aligned}\mathbf{q} \times (\mathbf{H} \cdot \mathbf{q}_R) &= \begin{bmatrix} x_q \\ y_q \\ 1 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} \mathbf{H}_{1,:} \mathbf{q}_R \\ \mathbf{H}_{2,:} \mathbf{q}_R \\ \mathbf{H}_{3,:} \mathbf{q}_R \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_q \cdot \mathbf{H}_{3,:} \mathbf{q}_R - 1 \cdot \mathbf{H}_{2,:} \mathbf{q}_R \\ 1 \cdot \mathbf{H}_{1,:} \mathbf{q}_R - x_q \cdot \mathbf{H}_{3,:} \mathbf{q}_R \\ x_q \cdot \mathbf{H}_{2,:} \mathbf{q}_R - y_q \cdot \mathbf{H}_{1,:} \mathbf{q}_R \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \mathbf{0}_3^T & -\mathbf{q}_R^T & y_q \mathbf{q}_R^T \\ \mathbf{q}_R^T & \mathbf{0}_3^T & -x_q \mathbf{q}_R^T \\ -y_q \mathbf{q}_R^T & x_q \mathbf{q}_R^T & \mathbf{0}_3^T \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \mathbf{H}_{1,:}^T \\ \mathbf{H}_{2,:}^T \\ \mathbf{H}_{3,:}^T \end{bmatrix} = \mathbf{0}_3\end{aligned}$$

- Imamo dvije nezavisne jednadžbe  $\forall$  par točaka!
- Za sve parove, dobivamo linearni sustav:  $\mathbf{A}_{2n \times 9} \cdot \mathbf{h}_9 = \mathbf{0}_{2n}$

# GEOMETRIJA JEDNOG POGLEDA

**Homografija:** kako riješiti sustav s prethodne stranice?

- **Prijedlog:** minimizirati L2 normu algebarskog reziduala  
 $\hat{\mathbf{h}}_{\text{alg}} = \arg \min_{|\mathbf{h}_9|=1} \|\mathbf{A}_{2n \times 9} \cdot \mathbf{h}_9\|$ 
  - Prednost: može se izračunati eksplicitno (*in closed form*) i brzo SVD dekompozicijom!
  - ali...
- **Problem 1:** dobiveno rješenje ne maksimira vjerodostojnost!
  - ML rješenje:  $\hat{\mathbf{h}}_{\text{geom}} = \arg \min_{\mathbf{h}_9} \sum_i d_{\mathbb{R}^2}(\mathbf{H} \cdot \mathbf{q}_{Ri}, \mathbf{q}_i)^2$
  - nužan iterativan postupak (gradijentna optimizacija)
  - iterativna optimizacija traži dobru **inicijalizaciju**...
- **Problem 2:** postupak je osjetljiv na *outliere*!
  - Outlieri se mogu detektirati Monte Carlo analizom (RANSAC), ili optimizacijom robustne norme

# GEOMETRIJA JEDNOG POGLEDA

**Homografija:** kako riješiti sustav s pret-prethodne stranice?

1. Odbaciti outliere Monte Carlo analizom (RANSAC)
2. Odrediti  $\hat{h}_{\text{alg}}$  kao inicijalno rješenje (SVD)
3. Poboljšati rješenje iterativnom metodom  
(optimirati ML kriterijsku funkciju)
4. Pokušati proširiti skup korespondencija vođenim uparivanjem,  
iterirati.

## GEOMETRIJA JEDNOG POGLEDA

**Nedogled** (vanishing point): točka slike u kojoj se sijeku projekcije paralelnih 3D pravaca.

Uz pomoć nedogleda možemo odrediti 3D smjer pravaca u k.s. kamere.

Projekcijsko objašnjenje nedogleda:

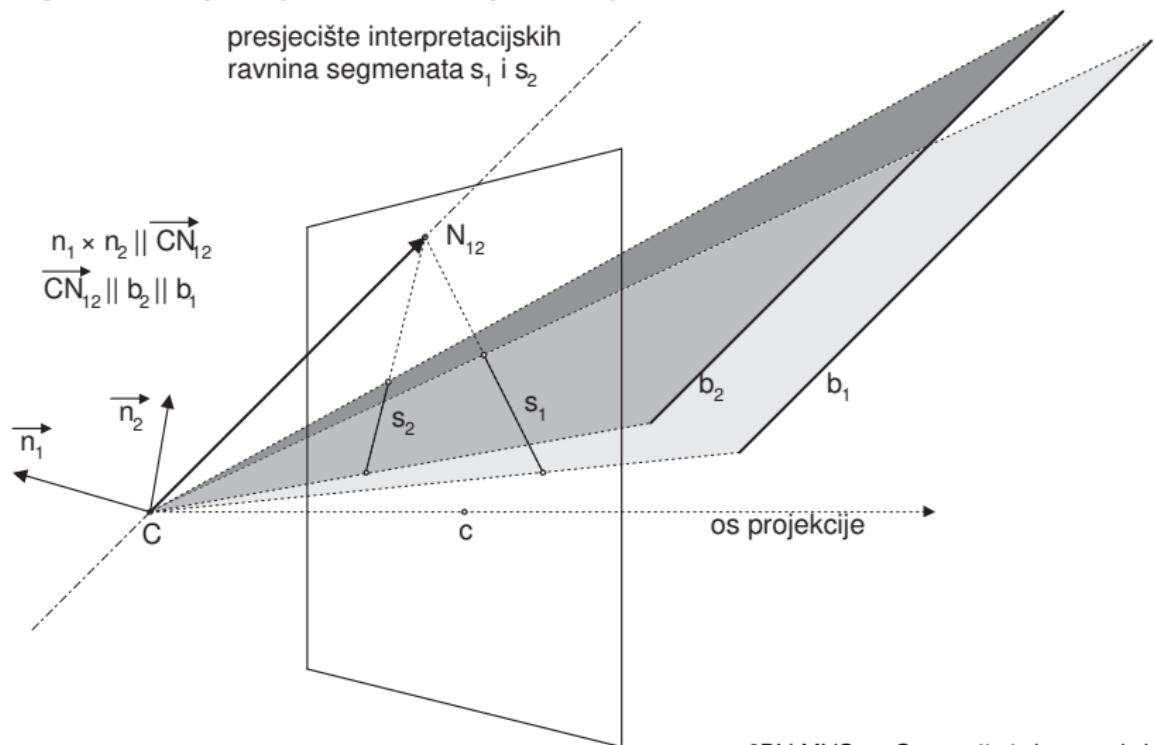
većina točaka u beskonačnosti  $Q_n \in \mathbb{P}^3$  se preslikavaju u konačne točke ravnine  $q_n \in \mathbb{P}^2$

$$\lambda \begin{bmatrix} x_n \\ y_n \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} P'_{3 \times 3} & P'_{3 \times 1} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} k_n \\ l_n \\ m_n \\ 0 \end{bmatrix} = P'_{3 \times 3} \cdot \begin{bmatrix} k_n \\ l_n \\ m_n \end{bmatrix}$$

# GEOMETRIJA JEDNOG POGLEDA

**Nedogled:** Euklidsko objašnjenje

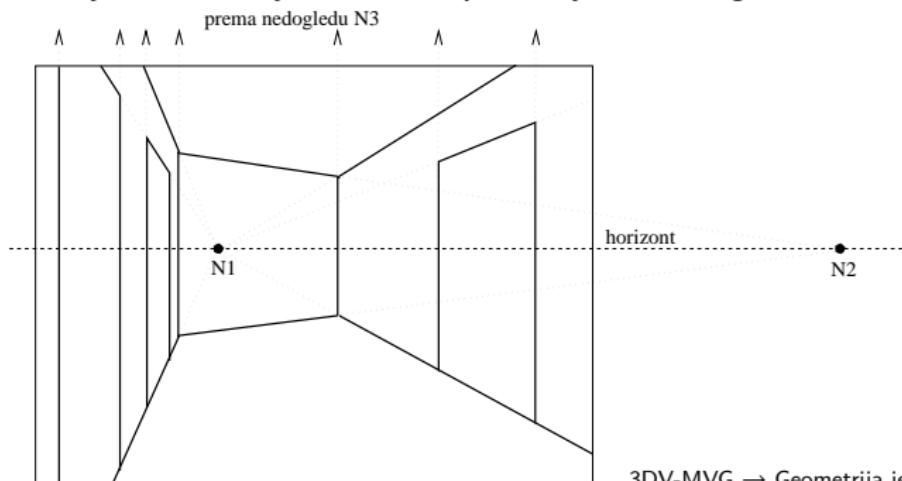
Nedogled kao presjecište interpretacijskih ravnina:



# GEOMETRIJA JEDNOG POGLEDA

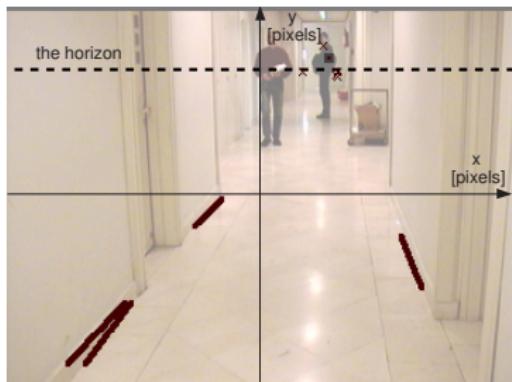
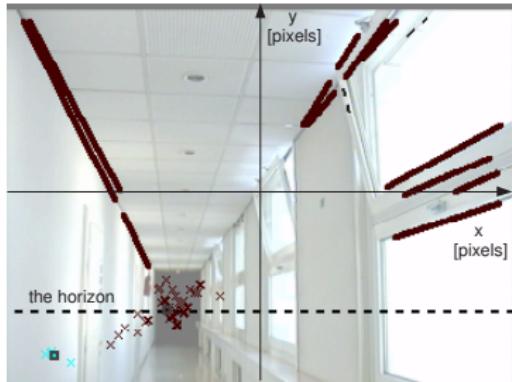
Projekcija preslikava paralelne 3D pravce u 2D pravce koji se sijeku u **nedogledu**

- svakom 3D smjeru odgovara točno jedan nedogled!
- skup konvergentnih 2D pravaca može prokazati glavnu os strukture scene:
  1. pretp: 2D pravci odgovaraju paralelnim bridovima scene
  2. 3D smjer bridova je određen položajem nedogleda



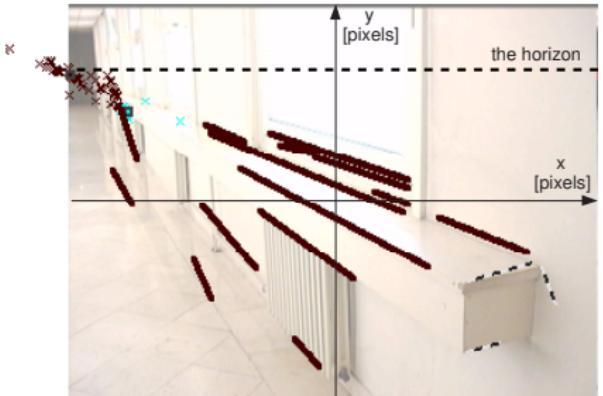
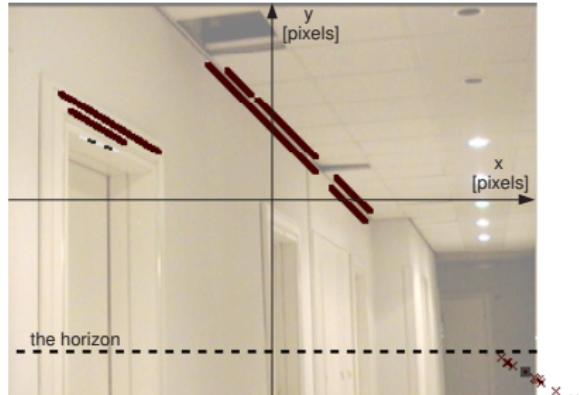
# GEOMETRIJA JEDNOG POGLEDA

## Nedogled: rezultati detekcije



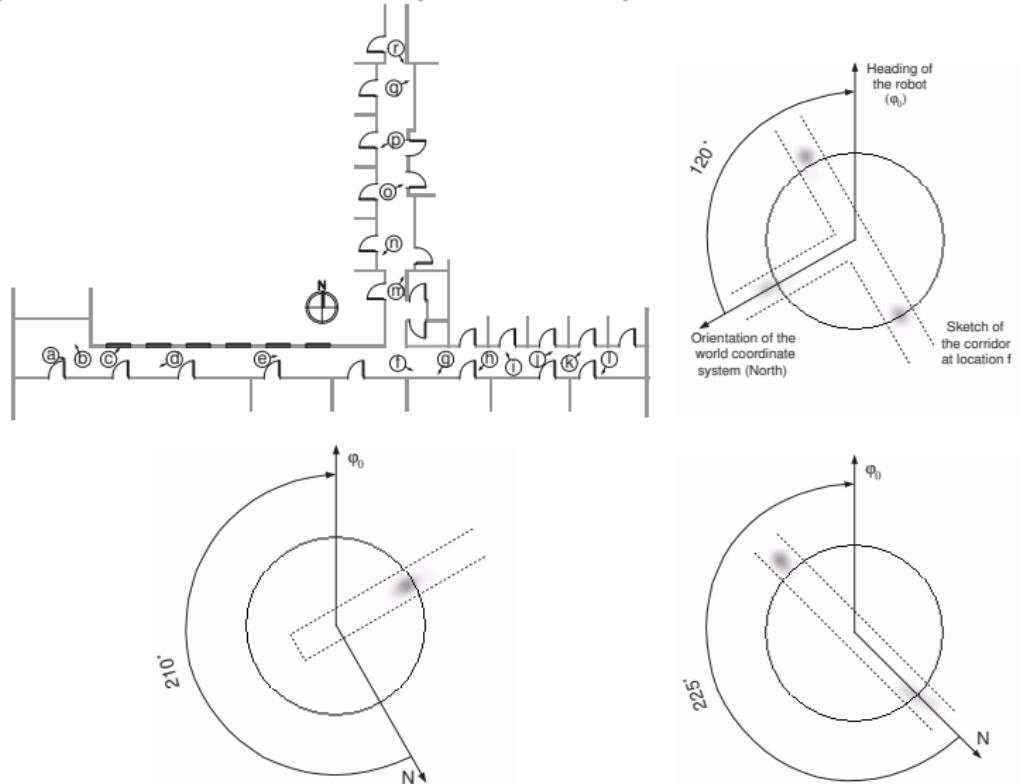
# GEOMETRIJA JEDNOG POGLEDA

## Nedogled: rezultati detekcije



# GEOMETRIJA JEDNOG POGLEDA

Nedogled: rezultati lokalizacije na lokacijama  $f$ ,  $I$  i  $n$



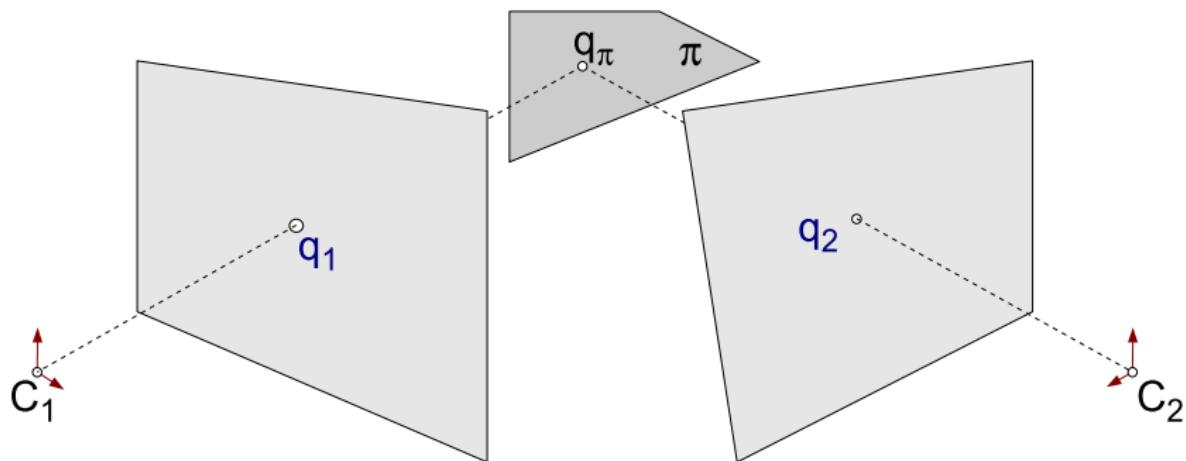
# DVA POGLEDA NA RAVNINSKU SCENU

**Ravninske scene:** homografija homografijine inverzije

$$\mathbf{q}_1 = \mathbf{H}_1 \cdot \mathbf{q}_\pi$$

$$\mathbf{q}_2 = \mathbf{H}_2 \cdot \mathbf{q}_\pi$$

$$\Rightarrow \mathbf{q}_2 = \mathbf{H}_2 \cdot \mathbf{H}_1^{-1} \cdot \mathbf{q}_1 = \mathbf{H}_{21} \cdot \mathbf{q}_1$$



## DVA POGLEDA NA RAVNINSKU SCENU

**Ravninske scene:** geometrijska interpretacija kalibrirane homografije:

$$\mathbf{P}_1 = \begin{bmatrix} \mathbf{I} & \mathbf{0} \end{bmatrix}, \mathbf{P}_2 = \begin{bmatrix} \mathbf{R} & \mathbf{t} \end{bmatrix}, \pi \equiv \mathbf{n}^T \mathbf{Q}_1 = d$$

$$\begin{aligned}\Rightarrow \mathbf{Q}_2 &= \mathbf{R}\mathbf{Q}_1 + \mathbf{t} \\ &= \mathbf{R}\mathbf{Q}_1 + \mathbf{t} \cdot \frac{\mathbf{n}^T \mathbf{Q}_1}{d} \\ &= \left( \mathbf{R} + \frac{\mathbf{t} \cdot \mathbf{n}^T}{d} \right) \cdot \mathbf{Q}_1\end{aligned}$$

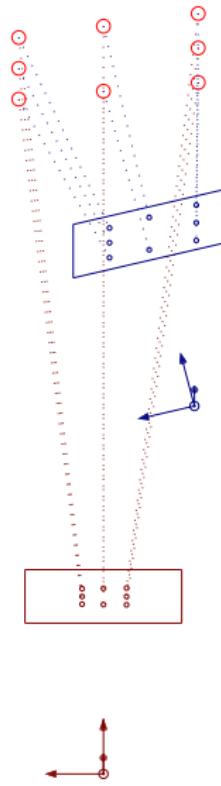
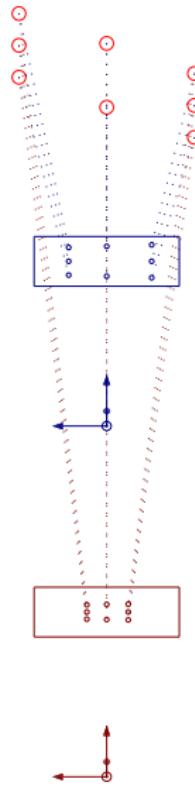
$$\Rightarrow \mathbf{H}_{21} = \mathbf{R} + \frac{\mathbf{t} \cdot \mathbf{n}^T}{d}$$

**Dekompozicija homografije:** ako je zadan  $\mathbf{H}_{21}$ , odrediti  $\mathbf{R}$ ,  $\frac{\mathbf{t}}{d}$ ,  $\mathbf{n}$   
(obavezna kalibracija, rješenje nije uvijek jednoznačno [faugeras88ijpri])

# DVA POGLEDA NA RAVNINSKU SCENU

## Nejednoznačnost dekompozicije homografije

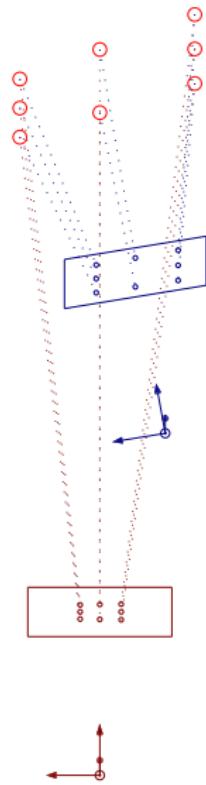
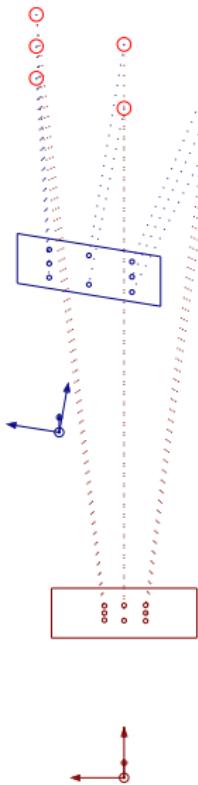
$\theta=00^\circ:$



# DVA POGLEDA NA RAVNINSKU SCENU

## Nejednoznačnost dekompozicije homografije

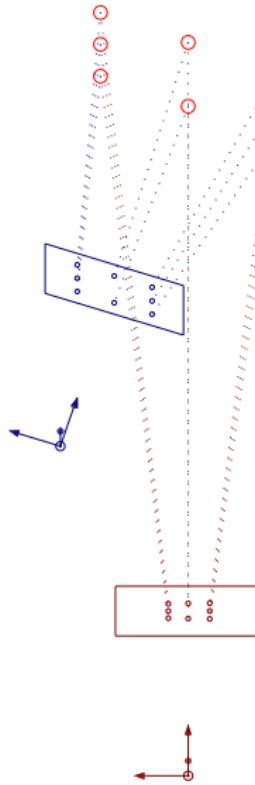
$\theta=10^\circ$ :



# DVA POGLEDA NA RAVNINSKU SCENU

## Nejednoznačnost dekompozicije homografije

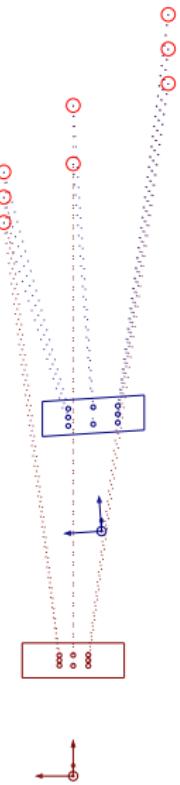
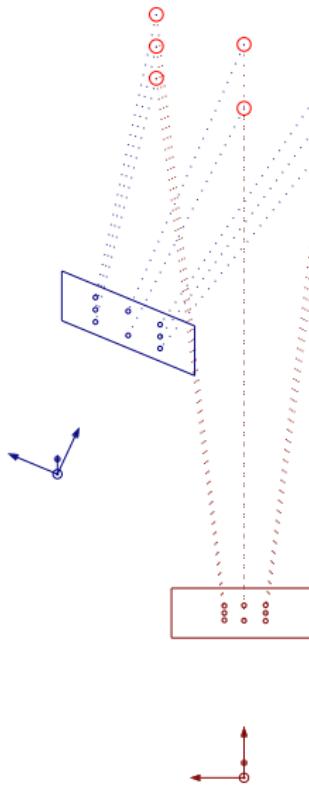
$\theta=20^\circ$ :



# DVA POGLEDA NA RAVNINSKU SCENU

## Nejednoznačnost dekompozicije homografije

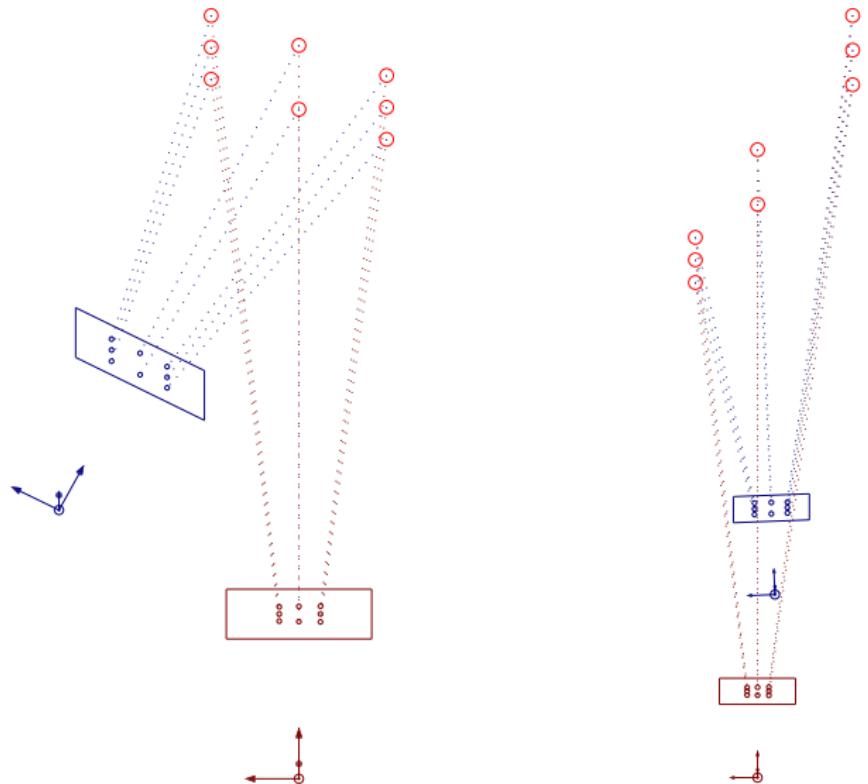
$\theta=30^\circ$ :



# DVA POGLEDA NA RAVNINSKU SCENU

## Nejednoznačnost dekompozicije homografije

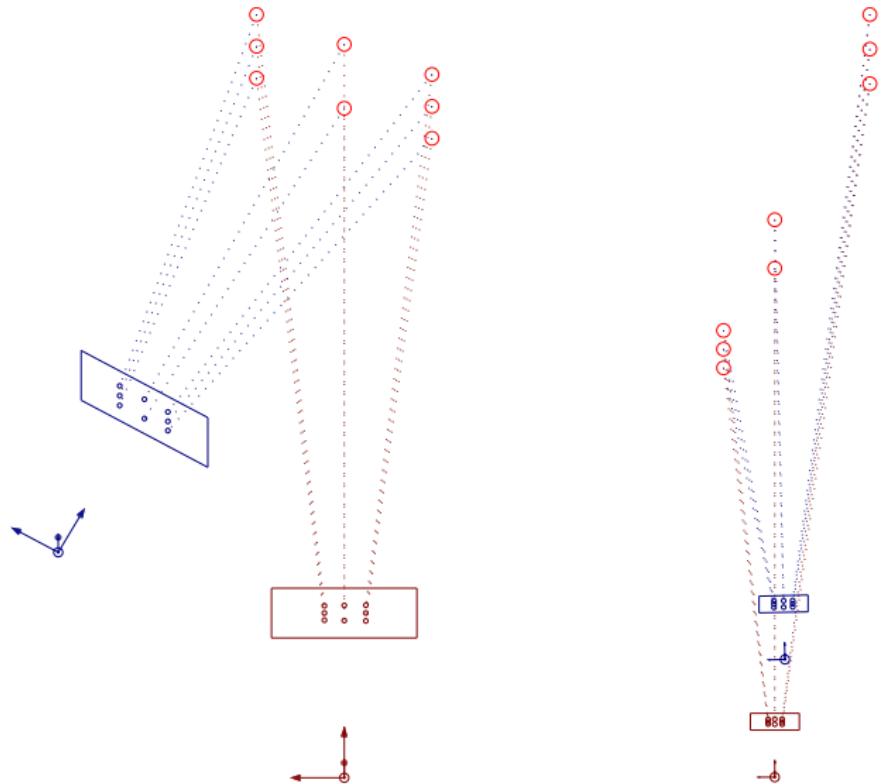
$$\theta=40^\circ:$$



# DVA POGLEDA NA RAVNINSKU SCENU

## Nejednoznačnost dekompozicije homografije

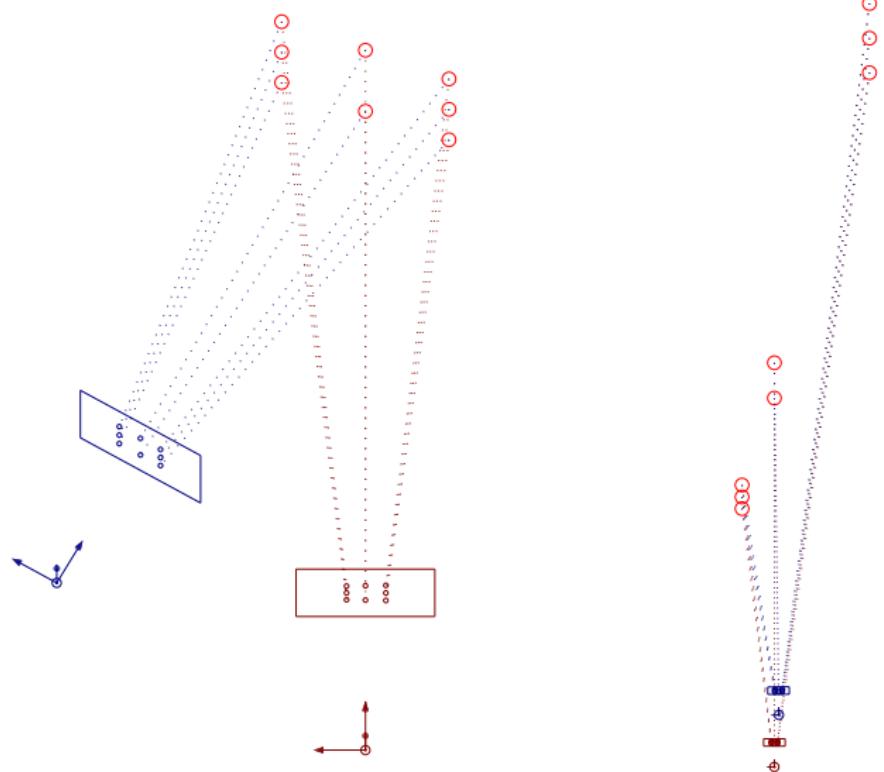
$\theta=50^\circ$ :



# DVA POGLEDA NA RAVNINSKU SCENU

## Nejednoznačnost dekompozicije homografije

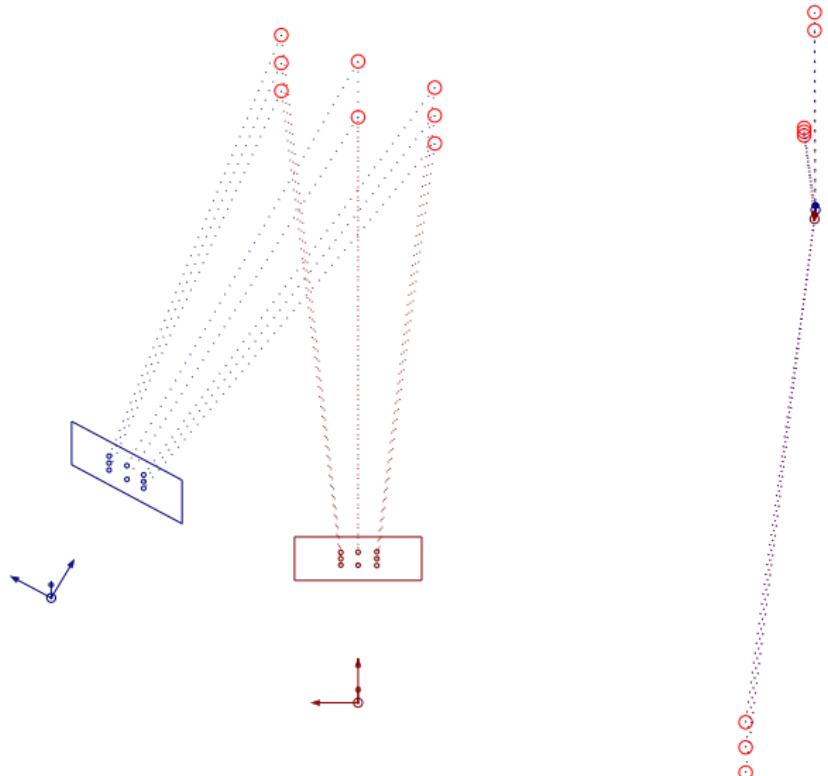
$\theta=60^\circ$ :



# DVA POGLEDA NA RAVNINSKU SCENU

## Nejednoznačnost dekompozicije homografije

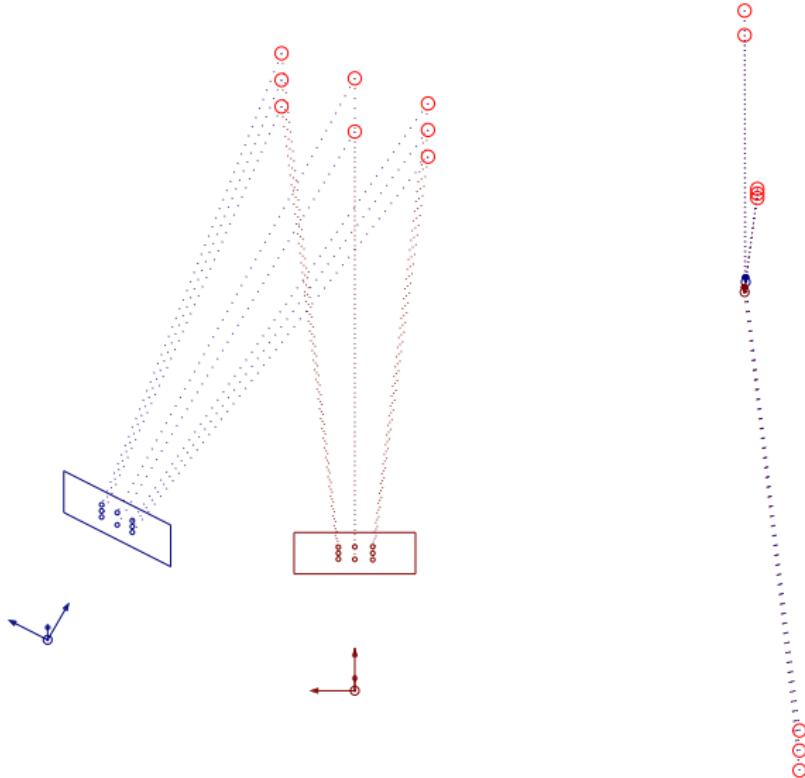
$\theta=70^\circ$ :



# DVA POGLEDA NA RAVNINSKU SCENU

## Nejednoznačnost dekompozicije homografije

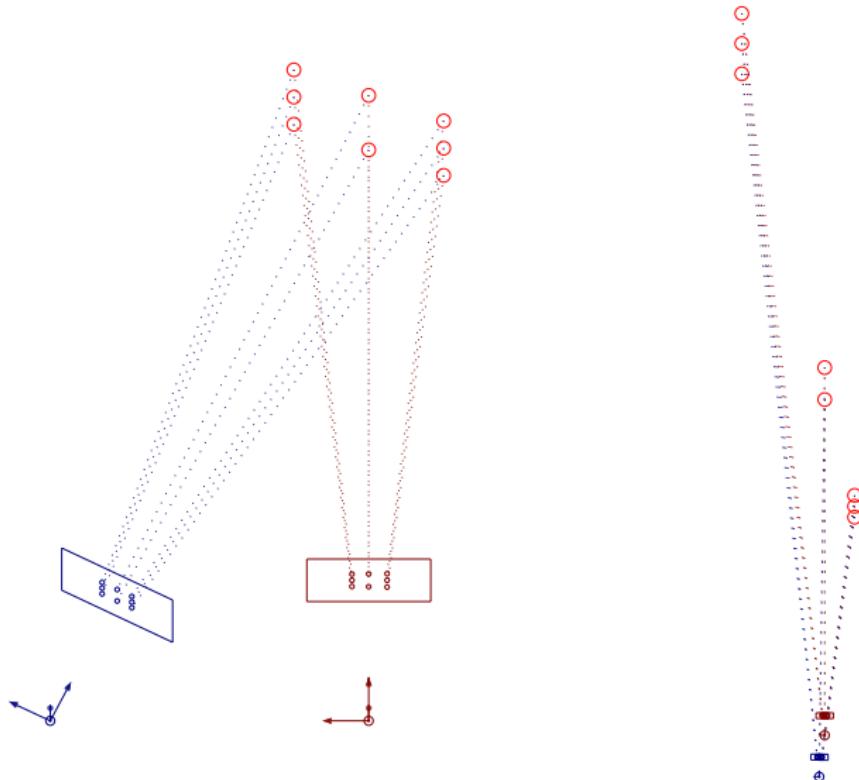
$$\theta=80^\circ:$$



# DVA POGLEDA NA RAVNINSKU SCENU

## Nejednoznačnost dekompozicije homografije

$\theta=90^\circ:$



# STVARNE KAMERE

## Stvarne kamere:

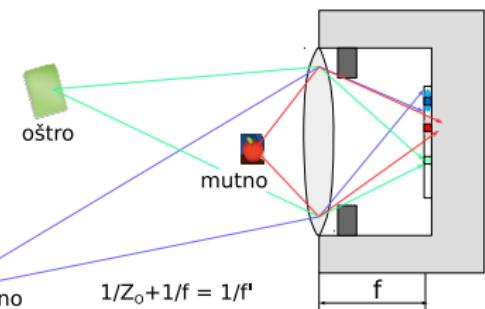
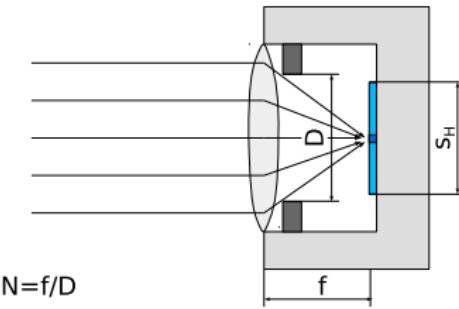
- svojstva senzora (pretvara fotone u naboje):
  - veličina  $s_W \times s_H$  (npr.  $2/3" \Rightarrow 8.98 \text{ mm} \times 6.71 \text{ mm}$ )
  - kvantna efikasnost (ICX285: 60% na 550 nm)
  - tehnologija (CMOS, CCD), rezolucija, bit/piksel, boja (siva, Bayer ili 3CCD), preplitanje, ...
- ostala svojstva stvarnih kamera:
  - izvedba zatvarača (rolling, global), ležište leće (C, F, ...), frekvencija (fps), sučelje, mogućnost okidanja, ...
- svojstva leće (priključuje svjetlo na senzor):
  - udaljenost središta leće od senzora  $f (= \|Oo\|!)$
  - format slike (veličina senzora)
  - dijametar otvora ( $D$ ) odnosno F-broj ( $N=f/D$ )
  - standard ležišta (C, F, ...)

# STVARNE KAMERE

## Geometrija stvarne kamere:

- širina vidnog polja ovisi o veličini senzora i udaljenosti leće
- $\phi_{\text{hfov}} = 2 \cdot \arctan\left(\frac{s_w/2}{f}\right)$ ,  $f = \|Oo\|$
- leća prikuplja konus zraka ``ispucanih'' s objekta
- geometrijski, leća se "trudi" biti što manje vidljiva (izobličenja su neželjena)
- žarišna duljina leće  $f' \neq f$  određuje gdje su objekti oštiri
- što je  $D$  veći, vidno polje je ``pliće''

8



# STVARNE KAMERE

## Model radijalnog izobličenja:

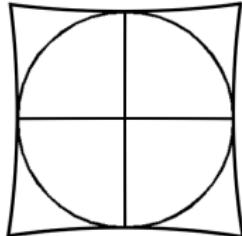
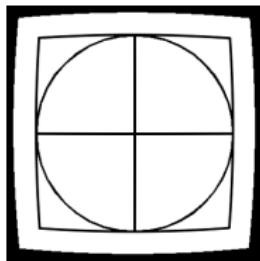
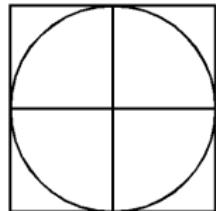
- Stvarne kamere dobro aproksimiraju projekciju, ali izobličenja postoje:
  - neravnomjerni efektivni presjek leće,  
 $S_{\text{eff}} = S \cdot \cos(\varphi)$
  - **radijalno** i tangencijalno izobličenje
  - kromatska aberacija
- Model radijalnog izobličenja i korekcije:

$$\hat{x}_d = f_{ud}(\hat{x}_u)$$

$$\hat{x}_u = f_{du}(\hat{x}_d)$$

$$f_{ab}(\hat{x}_a) = \hat{x}_a \cdot (1 + k_1^{ab} \cdot \hat{r}_a^2 + k_2^{ab} \cdot \hat{r}_a^4)$$

$$\hat{r}_a^2 = \hat{x}_a^2 + \hat{y}_a^2$$



# UMJERAVANJE PERSPEKTIVNE KAMERE

Kamera kao crna kutija:

- Stvaranje slike je **preslikavanje**  $f: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^2$

$\mathcal{D}(f)$  - Euklidski 3D prostor  $\mathbb{R}^3$

$\mathcal{K}(f)$  - slikovna ravnina  $\pi$

- Zbog pravocrtnog širenja svjetlosti:

$\forall y \in \pi \exists p \in \mathcal{P} : f(x) = y, \forall x \in p$

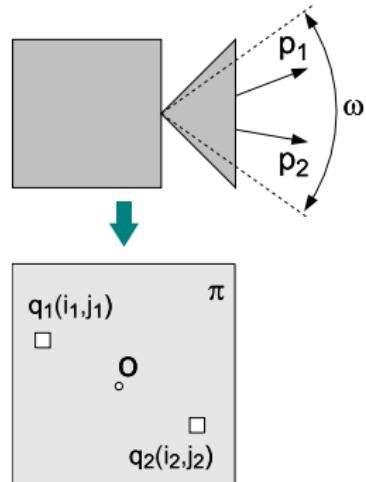
- $\mathcal{P}$  - skup pravaca iz  $\mathcal{D}(f)$

- $p \in \mathcal{P}$  definira zraku koja podražava odgovarajući senzorski element

- Problem umjeravanja (kalibracije):

- **inverzno** preslikavanje  $\kappa: \pi \rightarrow \mathcal{P}$  ?

- ocijeniti preciznost postupka



$\mathcal{P}$  ... skup pravaca scene

$p_1, p_2 \in \mathcal{P}; q_1, q_2 \in \pi;$

kalibracija  $\equiv \kappa: \pi \rightarrow \mathcal{P}$

$\kappa(q_1) = p_1; \kappa(q_2) = p_2$

# UMJERAVANJE PERSPEKTIVNE KAMERE

**Umjeravanje** s ravninskim uzorkom [Zhang00]:

- Koristi se više pogleda na ravninski uzorak  
(pravokutna mreža prepoznatljivih značajki)
- Dosjetljivom linearnom metodom određuju se:
  - linearni intrinsični parametri kamere ( $\mathbf{K}$ )
  - vanjski parametri za svaki pogled ( $\mathbf{R}, \mathbf{t}$ )
- Parametri radijalnog izobličenja određuju se optimizacijom
  - kriterij optimiranja je ukupna **projekcijska pogreška!**
  - dimenzionalnost funkcije cilja:  $n_{\text{pogleda}} \cdot n_{\text{značajki}} \cdot 2 \cdot 2$
  - optimiraju se **svi** intrinsični parametri i parametri pomaka kamere za svaki pogled:  $9 + n_{\text{pogleda}} \cdot 6$   
(dotjeruju se rezultati linearne analize)
  - postupak poznat pod imenom *bundle adjustment*

# UMJERAVANJE PERSPEKTIVNE KAMERE

## Još o nelinearnoj optimizaciji:

- U postupak ulaze:
  - liste uparenih točaka  $\{\mathbf{Q}_{Rij}\}, \{\mathbf{q}_{ij}\}, i = 1..n_p, j = 1..n_{zi}$
  - inicijalne procjene parametara pomaka:  $\{\mathbf{R}_i\}, \{\mathbf{t}_i\}, i = 1..n_p$
  - inicijalna procjena intrinsičnih parametara:  
 $\mathbf{K}, (\mathbf{k}_1^{ud}, \mathbf{k}_2^{ud}), (\mathbf{k}_1^{du}, \mathbf{k}_2^{du}),$
- Minimizira se norma funkcije  $\text{fcn} : \mathbb{R}^{9+6n_p} \rightarrow \mathbb{R}^{4n_p \bar{n}_{zi}}$

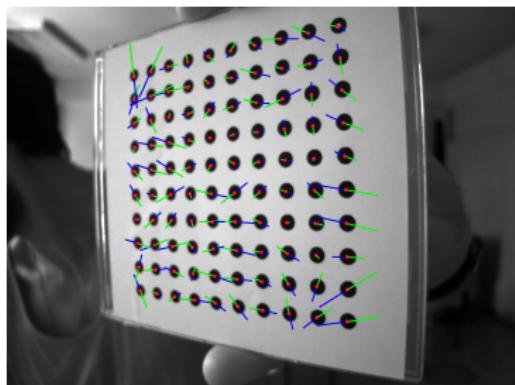
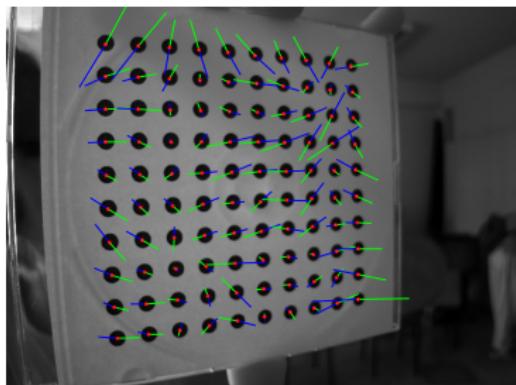
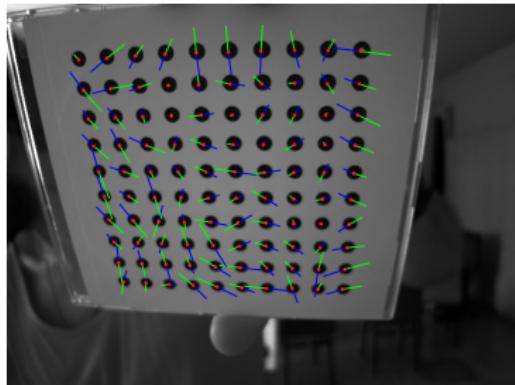
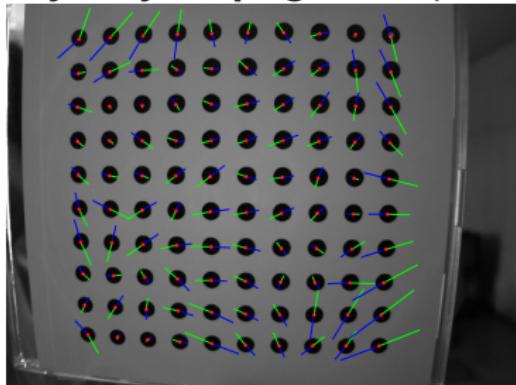
$$\text{fcn}(\{\mathbf{R}_i\}, \{\mathbf{t}_i\}, \mathbf{K}, \{\mathbf{k}_l^k\}) = \{\delta_{ij}^d, \delta_{ij}^u\}, i = 1..n_p, j = 1..n_{zi}$$

$$\delta_{ij}^d = d_{\mathbb{R}^2}(\mathbf{Kf}_{ud}(\mathbf{SM}_i \mathbf{Q}_{Rij}), \mathbf{q}_{ij})^2$$

$$\delta_{ij}^u = d_{\mathbb{R}^2}(\mathbf{KS M}_i \mathbf{Q}_{Rij}, \mathbf{Kf}_{du}(\mathbf{K}^{-1} \mathbf{q}_{ij}))^2$$

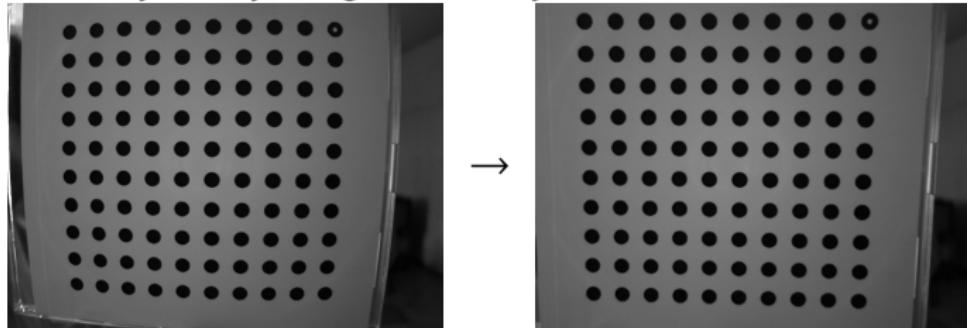
# UMJERAVANJE PERSPEKTIVNE KAMERE

## Projekcijska pogreška ( $\times 100$ )



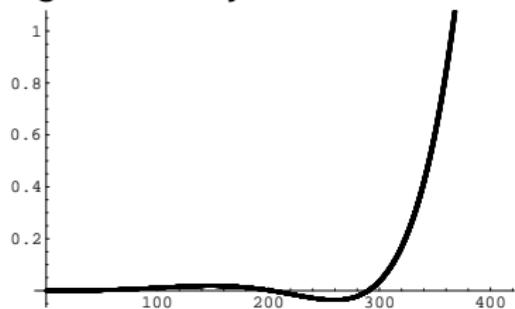
# UMJERAVANJE PERSPEKTIVNE KAMERE

- Korekcija radijalnog izobličenja:



- Preciznost parametara radijalnog izobličenja

$$f_{\varepsilon} = r - f_{du}(f_{ud}(r))$$



# UMJERAVANJE PERSPEKTIVNE KAMERE

## Zaključak:

- Optimizacijski postupak pronađi optimalne vrijednosti unutrašnjih i vanjskih (za svaki pogled) parametara kamere:  $\mathbf{K}$ ,  $\{\mathbf{k}_i^k\}$ ,  $\{\mathbf{R}_i\}$ ,  $\{\mathbf{t}_i\}$
- ukupna projekcijska pogreška modela  $\|f_{cn}()\|_2$  obuhvaća:
  - pogrešku  $\delta_S^d$  u izobličenoj slici (kalibriramo  $\mathbf{f}_{ud}$ )
  - pogrešku  $\delta_S^u$  u idealnoj slici (kalibriramo  $\mathbf{f}_{du}$ )
- Rješenje **ocjenjujemo** parametrima projekcijske pogreške u slikovnoj ravnini  $\delta_S^d$ :
  - standardna devijacija pojedinačnih odstupanja
  - najveća pojedinačna projekcijska pogreška

## UMJERAVANJE PERSPEKTIVNE KAMERE

**Primjene** 3D vida: 3D modeliranje, proširena stvarnost, autonomna navigacija, detekcija objekata, ....

Velika kočnica: procesna moć današnjih računala.