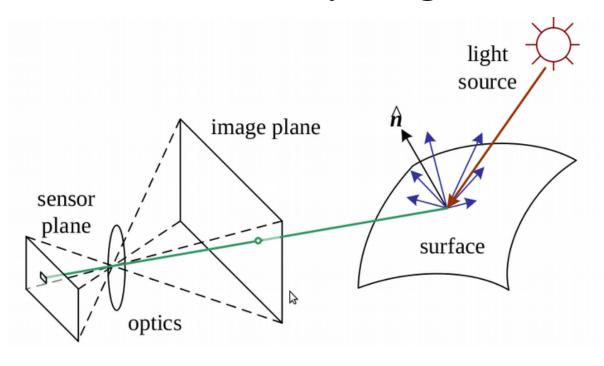
Wizja Maszynowa Stereowizja - wykład 11

Adam Szmigielski aszmigie@pjwstk.edu.pl materiały: ftp(public): //aszmigie/WM

Tworzenie obrazu fotometrycznego



- **Oświetlenie** aby wytworzyć obraz, scena musi być oświetlona jedno lub więcej źródeł światła.
- Źródła światła można ogólnie podzielić na punktowe i obszarowe. Punktowe źródło światła powstaje w jednym miejscu w przestrzeni, potencjalnie w nieskończoności (np. Słońce).

Punkty 2D

Prymitywy geometryczne stanowią podstawowe bloki konstrukcyjne używane do opisu trójwymiarowych kształtów.

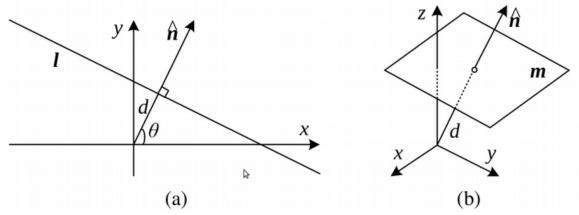
• Punkty 2D (współrzędne pikseli na obrazie) można oznaczyć za pomocą pary wartości, $x=(x,y)\in R^2$

2Dpunkty można również przedstawić za pomocą jednorodnych współrzędnych,

$$\tilde{x} = (\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{w}) = \tilde{w}\overline{x} \in P^2$$

gdzie wektory \tilde{x} różnią się tylko skalą \tilde{w} są równoważne, $\overline{x}=(x,y,1)$ jest rozszerzonym wektorem, a P^2 nazywa się 2D przestrzenią rzutową.

Linie 2D



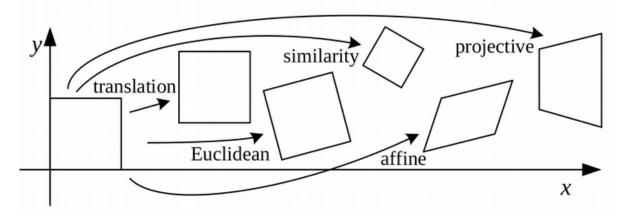
• Linie 2D można również przedstawić za pomocą jednorodnych współrzędnych $\tilde{l}=(a,b,c)$. Odpowiednie równanie linii to

$$\tilde{x} \cdot \tilde{l} = ax + by + c = 0.$$

Możemy tak znormalizować wektor równania linii $l=(\hat{n}_x,\hat{n}_y,d)=(\hat{n},d)$ z $||\hat{n}||=1$ w tym przypadku, \hat{n} jest wektorem normalnym prostopadłym do prostej, a d jest jego odległością od początku.

• Kombinacja (Θ, d) jest również znana jako $biegunowe\ współrzędne.$

Transformacje 2D



• Przekształcenie 2D można zapisać jako x' = x + t albo

$$x' = \left[\begin{array}{cc} I & t \end{array} \right] \cdot \overline{x},$$

gdzie I jest 2×2 macierzą jednostkową.

• **Obrót** + **przesunięcie**. To przekształcenie jest również znane jako ruch ciała sztywnego 2D lub transformacja euklidesowa 2D. Można go zapisać jako

$$x' = \left[\begin{array}{cc} R & t \end{array} \right] \overline{x}$$

gdzie

$$R = \begin{bmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{bmatrix}$$

jest ortonormalną macierzą rotacji z $R \cdot R^T = I$ i |R| = 1.

• Obrót skalowany, znany również jako transformacja podobieństwa, transformację tę można wyrazić jako x' = sRx + t, gdzie s jest dowolnym współczynnikiem skali.

$$x' = \left[\begin{array}{ccc} sR & t \end{array} \right] \overline{x} = \left[\begin{array}{ccc} a & -b & t_x \\ b & a & t_y \end{array} \right] \overline{x}$$

gdzie nie wymagamy już, aby $a^2 + b^2 = 1$. Transformacja podobieństwa zachowuje kąty między liniami.

• Transformacja afiniczna jest zapisywana jako $x' = A\overline{x}$ gdzie A jest dowolną macierzą 2×3 , tj.

$$x' = \begin{bmatrix} a_{00} & a_{01} & a_{02} \\ a_{10} & a_{11} & a_{12} \end{bmatrix} \overline{x}$$

Proste równoległe pozostają równoległe w przypadku przekształceń afinicznych (nie zachowuje kątów między prostymi i odległości między punktami)

• Transformacja projekcyjna, znana również jako transformacja perspektywiczna lub homografia, działa na jednorodnych współrzędnych,

$$\tilde{x}' = \tilde{H}\tilde{x},$$

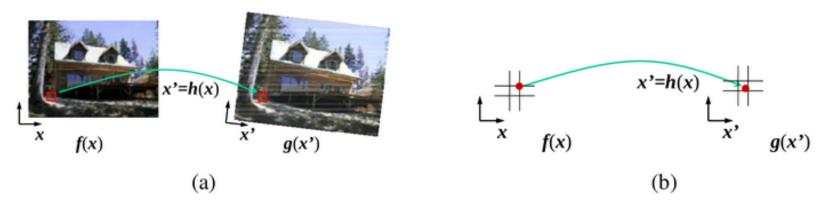
gdzie \tilde{H} jest macierzą 3×3 . \tilde{H} jest zdefiniowana w określonej skali, a dwie macierze \tilde{H} , które różnią się tylko skalą, są równoważne.

Hierarchia przekształceń współrzędnych 2D

Transformation	Matrix	# DoF	Preserves	Icon
translation	$\left[egin{array}{c c} oldsymbol{I} & t\end{array} ight]_{2 imes 3}$	2	orientation	
rigid (Euclidean)	$\left[egin{array}{c c} oldsymbol{R} & oldsymbol{t} \end{array} ight]_{2 imes 3}$	3	lengths	\Diamond
similarity	$\left[\begin{array}{c c} s R \mid t\end{array}\right]_{2 \times 3}$	4	angles	\Diamond
affine	$\left[egin{array}{c} oldsymbol{A} \end{array} ight]_{2 imes 3}$	6	parallelism	
projective	$\left[egin{array}{c} ilde{m{H}} \end{array} ight]_{3 imes 3}$	8	straight lines	

- Transformacje zachowują pewne właściwości (podobieństwo zachowuje nie tylko kąty, ale także równoległość prostych).
- Macierze 2×3 są rozszerzane o trzeci wiersz $[0^T 1]$, tworząc pełną macierz 3×3 dla jednorodnych przekształceń współrzędnych.

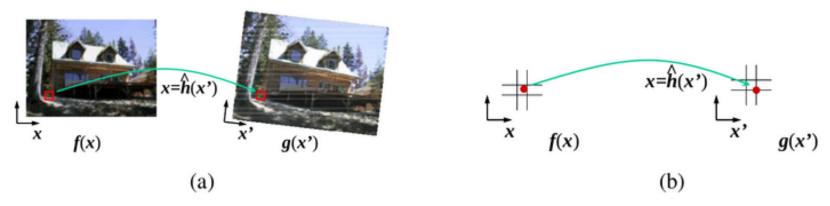
Wypaczanie do przodu (lub mapowanie)



- (a) piksel f(x) jest kopiowany do odpowiedniego miejsca x' = h(x) w obrazie g(x');
- (b) szczegóły lokalizacji pikseli źródłowych i docelowych.
- Algorytm wypaczania do przodu służący do przekształcania obrazu f(x) w obraz g(x'):

```
procedure forwardWarp(f, h, out g):  For \ every \ pixel \ x \ in \ f(x)   1. \ Compute \ the \ destination \ location \ x' = h(x).   2. \ Copy \ the \ pixel \ f(x) \ to \ g(x').
```

Odwrotne wypaczanie (lub mapowanie)



- (a) piksel g(x') jest próbkowany z odpowiedniego miejsca $x = \hat{h}(x')$ w obrazie f(x);
- (b) szczegóły lokalizacji pikseli źródłowych i docelowych.
- Algorytm odwrotnego wypaczania do tworzenia obrazu g(x') z obrazu f(x) przy użyciu transformacji parametrycznej x' = h(x)

```
procedure inverseWarp(f, h, out g): For every pixel x' in g(x')

1. Compute the source location x = h^{(x')}

2. Resample f(x) at location x and copy to g(x')
```

Wyrównanie oparte na elementach 2D i 3D

Wyrównanie oparte na cechach to problem szacowania ruchu między dwoma lub więcej zestawami dopasowanych punktów 2D lub 3D.

Transform	Matrix	Parameters p	Jacobian J
translation	$\left[\begin{array}{ccc} 1 & 0 & t_x \\ 0 & 1 & t_y \end{array}\right]$	(t_x,t_y)	$\left[\begin{array}{cc} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{array}\right]$
Euclidean	$\left[\begin{array}{ccc} c_{\theta} & -s_{\theta} & t_x \\ s_{\theta} & c_{\theta} & t_y \end{array}\right]$	$(t_x,t_y, heta)$	$\left[\begin{array}{ccc} 1 & 0 & -s_{\theta}x - c_{\theta}y \\ 0 & 1 & c_{\theta}x - s_{\theta}y \end{array}\right]$
similarity	$\left[\begin{array}{ccc} 1+a & -b & t_x \\ b & 1+a & t_y \end{array}\right]$	(t_x, t_y, a, b)	$\left[\begin{array}{cccc} 1 & 0 & x & -y \\ 0 & 1 & y & x \end{array}\right]$
affine	$\left[\begin{array}{ccc} 1 + a_{00} & a_{01} & t_x \\ a_{10} & 1 + a_{11} & t_y \end{array}\right]$	$(t_x, $\mbox{$\$	$\left[\begin{array}{cccccc} 1 & 0 & x & y & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & x & y \end{array}\right]$
projective	$\begin{bmatrix} 1 + h_{00} & h_{01} & h_{02} \\ h_{10} & 1 + h_{11} & h_{12} \\ h_{20} & h_{21} & 1 \end{bmatrix}$	$(h_{00}, h_{01}, \dots, h_{21})$	

- Sprowadzamy problem do globalnych $transformacji\ parametrycznych,$
- Jakobiany transformacji współrzędnych 2D x' = f(x; p).

Wyrównanie 2D przy użyciu metody najmniejszych kwadratów

Mając zestaw dopasowanych punktów cech $\{x_i, x_i'\}$ i planarną transformację parametryczną postaci x' = f(x; p)Jak możemy oszacować parametry p?

• Zwykle metodą najmniejszych kwadratów (LS, aby zminimalizować sumę kwadratów błędów)

$$E_{LS} = \sum_{i} ||r_i||^2 = \sum_{i} ||f(x_i; p) - x_i'||^2,$$

gdzie

$$r_i = f(x_i; p) - x'_i = \hat{x_i}' - \tilde{x_i}'$$

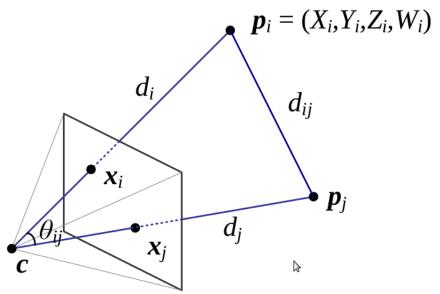
jest resztą między zmierzoną lokalizacją $\hat{x_i}'$ a odpowiadającą jej przewidywaną lokalizacją $\tilde{x_i}' = f(x_i; p)$.

Estymacja położenia

Szczególnym przypadkiem wyrównania opartego na cechach, które występuje bardzo często, jest oszacowanie pozy 3D obiektu na podstawie zestawu rzutów punktowych 2D

- Ten problem **estymacji pozycji** jest również znany jako **zewnętrzna kalibracja** (w przeciwieństwie do *wewnętrznej kalibracji* wewnętrznych parametrów aparatu, takich jak ogniskowa itp.)
- Problem odzyskania pozycji z trzech korespondencji jest znany jako problem z perspektywą-3-punktami (P3P)

Algorytmy liniowe



Najprostszym sposobem odtworzenia ułożenia kamery jest utworzenie układu równań liniowych z macierzy kamery projekcji perspektywicznej,

$$x_{i} = \frac{p_{00}X_{i} + p_{01}Y_{i} + p_{02}Z_{i} + p_{03}}{p_{20}X_{i} + p_{21}Y_{i} + p_{22}Z_{i} + p_{23}}$$
$$y_{i} = \frac{p_{10}X_{i} + p_{11}Y_{i} + p_{12}Z_{i} + p_{13}}{p_{20}X_{i} + p_{21}Y_{i} + p_{22}Z_{i} + p_{23}}$$

gdzie (x_i, y_i) to zmierzone lokalizacje elementów 2D, a (X_i, Y_i, Z_i) to znane lokalizacje elementów 3D.

Algorytmy liniowe

- Aby obliczyć 12 niewiadomych w P, trzeba znać co najmniej sześć korelacji między lokalizacjami 3D i 2D.
- Po odzyskaniu wpisów w P można odzyskać zarówno wewnętrzną macierz kalibracji K, jak i sztywną transformację (R, t):

$$P = K[R|t].$$

- Ponieważ K jest zgodnie z konwencją górny trójkątny, zarówno K, jak i R można uzyskać z przodu 3×3 podmacierz P stosując faktoryzację RQ,
- W przypadku, gdy kamera jest już skalibrowana, znana jest macierz K,
- Kąt widzenia θ_{ij} między dowolną parą punktów $2D \hat{x_i}$ i $\hat{x_j}$ musi być taki sam, jak kąt między odpowiadającymi im punktami $3D p_i$ i p_j .

Algorytmy liniowe

• Biorąc pod uwagę zbiór odpowiadających sobie punktów 2D i 3D $\{(\hat{x_i}, pi)\}$, gdzie $\hat{x_i}$ to kierunki jednostek uzyskane przez przekształcenie pomiarów 2D pikseli x_i do normy jednostkowej Kierunki 3D $\hat{x_i}$ przez odwrotną macierz kalibracji K

$$\hat{x_i} = \frac{K^{-1}x_i}{||K^{-1}x_i||},$$

niewiadomymi są odległości d_i od początku kamery c do 3Dpunktów $p_i,$ gdzie

$$p_i = d_i \hat{x_i} + c$$

• Po dokonaniu indywidualnych oszacowań odległości d_i możemy wygenerować strukturę 3D składającą się ze skalowanych kierunków punktów $d_i\hat{x_i}$, aby uzyskać pożądane oszacowanie pozycji.

Algorytmy iteracyjne

Najdokładniejszym sposobem oszacowania ułożenia jest bezpośrednie zminimalizowanie kwadratowego błędu odwzorowania punktów 2D przy użyciu nieliniowych najmniejszych kwadratów.

Możemy zapisać równania rzutowania jako

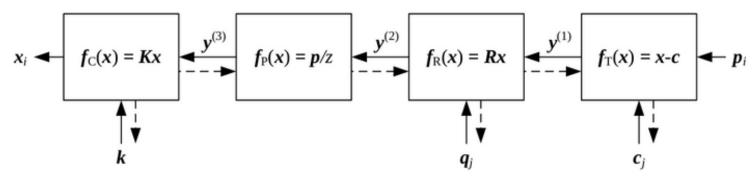
$$x_i = f(p_i; R, t, K)$$

i iteracyjnie zminimalizuj zlinearyzowane błędy odwzorowania:

$$E_{NLP} = \sum_{i} \rho(\frac{\partial f}{\partial R} \triangle R + \frac{\partial f}{\partial t} \triangle t + \frac{\partial f}{\partial K} \triangle K - r_i)$$

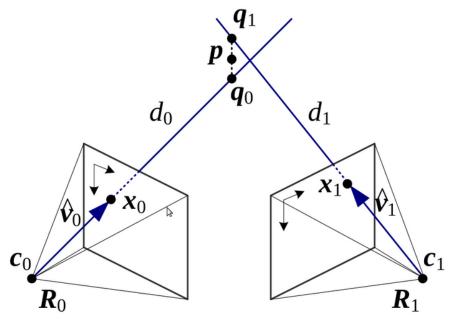
gdzie $r_i = \tilde{x_i} - \hat{x_i}$ to błąd 2D w przewidywanej pozycji.

Implementacja algorytmów iteracyjnych



- Zestaw połączonych transformacji do rzutowania 3D punktu p_i na pomiar 2D x_i poprzez serię transformacji $f^{(k)}$, z których każda jest kontrolowana przez własny zestaw parametrów .
- Linie przerywane wskazują przepływ informacji, ponieważ częściowe pochodne są obliczane podczas przejścia wstecz.

Triangulacja



Problem określania pozycji 3D punktu na podstawie zestawu odpowiednich lokalizacji obrazu i znanych pozycji kamery jest znany jako *triangulacja*.

- Ten problem jest odwrotnością oceny pozycji,
- Aby rozwiązać ten problem, musimy znaleźć 3D punkt p, który leży najbliżej wszystkich promieni 3D odpowiadających lokalizacjom obiektów dopasowania 2D $\{x_j\}$ obserwowanych przez kamery $\{P_j = K_j[R_j|t_j]\}$, gdzie $t_j = -R_jc_j$ i c_j to j centrum kamery.

Triangulacja

- Najbliższy punkt p na tym promieniu, który oznaczymy jako q_1 , minimalizuje odległość $||c_1 + d_1\hat{v_1} p||^2$,
- Optymalną wartość p, która leży najbliżej wszystkich promieni, można obliczyć jako zwykłe zadanie najmniejszych kwadratów, sumując wszystkie r_j^2 i znajdując optymalną wartość p:

$$p = \left[\sum_{i} (I - \hat{v_j} \hat{v_j}^T)\right]^{-1} \left[\sum_{i} (I - \hat{v_j} \hat{v_j}^T) c_j\right].$$

Rzuty 3D do 2D

Możemy to zrobić używając liniowej macierzy projekcji 3D do 2D.

• Rzutowanie ortograficzne po prostu opuszcza składową z trójwymiarowej współrzędnej p, aby otrzymać 2D punkt x.

$$x = [I_{2 \times 2} | 0] p$$

• Często obraz trzeba przeskalować o s, aby zmieścił się na matrycy (np. cm do pikseli). Z tego powodu ortografia skalowana jest w rzeczywistości częściej używana,

$$x = [sI_{2\times 2}|0]p$$

Perspektywa

Najczęściej używaną projekcją w grafice komputerowej i wizji komputerowej jest prawdziwa perspektywa 3D

- Tutaj punkty są rzutowane na płaszczyznę obrazu przez podzielenie ich przez składową z
- We współrzędnych jednorodnych rzut ma prostą postać liniową

$$ilde{x} = \left[egin{array}{cccc} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{array}
ight] ilde{p}$$

- Do znormalizowanych współrzędnych urządzenia w zakresie $(x,y,z)\in [-1,-1]\times [-1,1]\times [0,1]$, a następnie przeskalowuje te współrzędne do całkowitych współrzędnych pikseli przy użyciu transformacji widoku
- (Początkowa) projekcja perspektywiczna jest następnie reprezentowana za pomocą macierzy 4×4

$$ilde{x} = egin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \ 0 & 0 & rac{-z_{far}}{z_{range}} & rac{z_{near} \cdot z_{far}}{z_{range}} \ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} ilde{p}$$

gdzie z_{near} i z_{far} to bliskie i dalekie z plaszczyzn obcinania i $z_{range}=z_{far}-z_{near}.$

• Jeśli ustawimy $z_{near} = 1$, $z_{far} = \inf$, trzeci element znormalizowanego wektora rastrowego staje się odwrotną głębią (rozbieżność)

- Można odwzorować wartość dysproporcji d bezpośrednio z powrotem do lokalizacji 3D przy użyciu odwrotności macierzy 4×4 .
- Możemy to zrobić, jeśli przedstawimy rzut perspektywiczny za pomocą macierzy pełnej rangi 4 ×4:

$$\tilde{P} = \begin{bmatrix} K & 0 \\ 0^T & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} R & t \\ 0^T & 1 \end{bmatrix} = \tilde{K} \cdot E$$

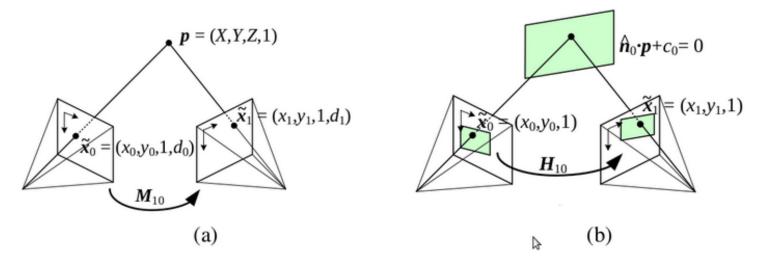
gdzie E jest 3D transformacją ciała sztywnego (euklidesa), a \tilde{K} jest macierzą kalibracji pełnego rzędu.

• Macierz kamery 4×4 \tilde{P} może być używany do mapowania bezpośrednio ze współrzędnych świata 3D $\overline{p_w} = (x_w, y_w, z_w, 1)$ do współrzędnych ekranu (plus różnica), $x_s = (x_s, y_s, 1, d)$,

$$s_s \sim \tilde{P} \overline{p_w}$$

gdzie \sim wskazuje równość w skali.

Mapowanie z jednej kamery do drugiej



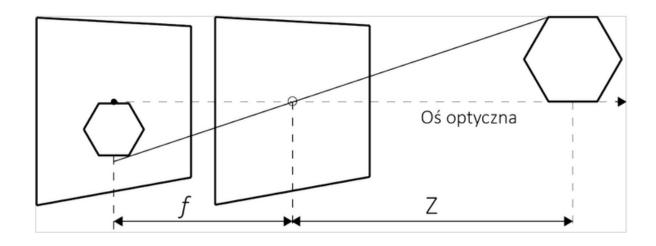
• Używając pełnej rangi 4×4 matrycy kamery $\tilde{P}=\tilde{K}E$ możemy zapisać rzutowanie ze świata na współrzędne ekranu jako

$$\tilde{x_0} \sim \tilde{K_0} E_0 p = \tilde{P_0} p.$$

• Zakładając, że znamy wartość różnicy d_0 dla piksela w jednym obrazie, możemy obliczyć położenie 3D punktu p za pomocą

$$p \sim E_0^{-1} \tilde{K_0}^{-1} \tilde{x_0}.$$

Model kamery otworkowej

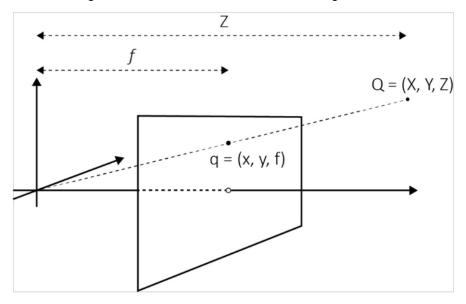


Z podobieństw trójkątów:

$$\frac{-x}{f} = \frac{X}{Z}$$

•

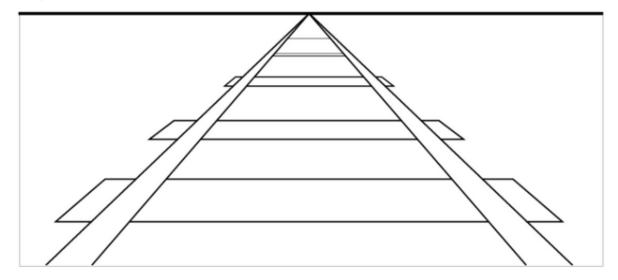
Zmodyfikowany model kamery otworkowej



$$x_{ekran} = f_x \frac{x_{swiat}}{Z} + c_x \text{ oraz } y_{ekran} = f_y \frac{y_{swiat}}{Z} + c_x$$

- c_x oraz c_y określają przesunięcie punktu głównego od osi optycznej,
- Ogniskowe f_x oraz f_y zostały rozdzielone ponieważ piksele w urządzeniu rejestrującym mogą być prostokątne,
- Wielkość f_x oznacza iloczyn ogniskowej i rozmiaru s_x elementu układu obrazującego.

Współrzędne homogeniczne



- Przejście ze świata trójwymiarowego na współrzędne obrazu nazywa się przekształceniem rzutowym,
- W geometrii euklidesowej dwie linie równoległe nie stykają się, w przestrzeni rzutowej zbiegają się do wspólnego punku w nieskończoności,
- W przestrzeni rzutowej używa się współrzędnych homogenicznych. Przedstawiają one punkt n wymiarowy za pomocą n-1 wymiarów.

Współrzędne homogeniczne

• Przejście z punktu (1,2) na współrzędne homogeniczne polega na dodaniu dodatkowego czynnika (1,2,w), przy czym zamiana współrzędnych na kartezjańskie wygląda następująco:

$$(x,y,w) \Leftrightarrow (\frac{x}{w},\frac{y}{w})$$

- W przypadku płaszczyzny światłoczułej punkt w postaci q=(x,y,f) będzie miał współrzędne równe $q'=(\frac{x}{f},\frac{y}{f})$.
- Jeśli dodatkowa współrzędna homogeniczna punktu jest równa, zero punkt ten jest w nieskończoności:

$$(\frac{x}{0}, \frac{y}{0}) \Rightarrow (\infty, \infty)$$

Macierz parametrów wewnętrznych kamery

• Posługując się macierzą parametrów wewnętrznych kamery M można określić odwzorowanie punktu świata rzeczywistego Q na obraz:

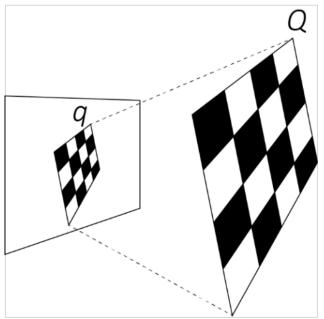
$$q = M \cdot Q$$

gdzie:

qjest współrzędną homogeniczną $q=[x,y,f]^T$ Qjest punktem świata rzeczywistego $Q=[X,Y,Z]^T$ Mjest macierzą parametrów wewnętrznych kamery

$$M = \left[\begin{array}{ccc} f_x & 0 & c_x \\ 0 & f_y & c_y \\ 0 & 0 & 1 \end{array} \right]$$

Homografia



- Przekształcenia homograficznego jest odwzorowaniem jednej płaszczyzny na inną płaszczyznę.
- Przekształcenie homograficzne wykonuje się za pomocą macierzy homografii i współrzędnych homogenicznych:

$$q = sHQ$$

gdzie s jest współczynnikiem skali a H macierzą homografii.

Macierz homografii

- Aby określić macierz homografii należy określić macierz rotacji R oraz wektor translacji t.
- Współrzędne punktu q na obrazie nie posiadają głębokości można pominąć rotację w tej płaszczyźnie zostawiając tylko wektory r_1 i r_2 .
- Uwzględniając macierz parametrów wewnętrznych kamery *M macierz homografii* ma postać:

$$H = sM[r_1, r_2, t] \cdot \left[egin{array}{c} X \\ Y \\ 1 \end{array}
ight]$$

Zniekształcenia obrazu - dystorsja radialna

- W praktyce, aby skupić możliwie dużo światła stosuje się układy optyczne (soczewki),
- Dodanie soczewki powoduje *dystorsje radialną* która można opisać jako:

$$x_p = (x_n - c_x)(k_1r^2 + k_2r^4 + k_3r^6)$$

 $y_p = (y_n - c_x)(k_1r^2 + k_2r^4 + k_3r^6)$
gdzie:
 (x_n, y_n) – oryginalna lokalizacja punktu,
 (x_p, y_p) – poprawiona lokalizacja punktu,
 (c_x, c_y) – środek obrazu,
 $r = \sqrt{(x_n - c_x)^2 + (y_n - c_y)^2},$
 k_1, k_2, k_3 – wartości zniekształcenia radialnego.

Zniekształcenia obrazu - dystorsja tangensowa

- Jej źródłem jest nierówne przymocowanie układu obrazującego do kamery
- Zniekształcenie tego typu opisują dwa parametry p_1 i p_2 :

$$x_p = x_n + [2p_1(x_n - c_x)(y_n - c_y) + p_2(r^2 + 2(x_n - c_x)^2)]$$

 $y_p = y_n + [p_1(r^2 + 2(y_n - c_y)^2) + 2p_2(x_n - c_x)(y_n - c_y)]$
gdzie:

 (x_n, y_n) – oryginalna lokalizacja punktu,

 (x_p, y_p) – poprawiona lokalizacja punktu,

 (c_x, c_y) – środek obrazu,

$$r = \sqrt{(x_n - c_x)^2 + (y_n - c_y)^2},$$

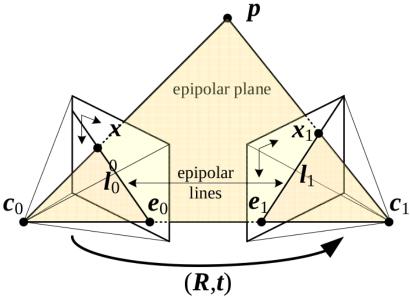
 p_1, p_2 – wartości zniekształcenia tangensowego.

Układ stereo kamer

Proces interpretacji dwóch obrazów:

- 1. Usunięcie zniekształceń krok kalibracji,
- 2. Wyrównane obrazów względem siebie ten krok nazywa się **rektyfikacją**,
- 3. Poszukiwanie odpowiadających sobie punktów ten krok nazywa się **szukaniem korespondencji**

Układ dwóch kamer



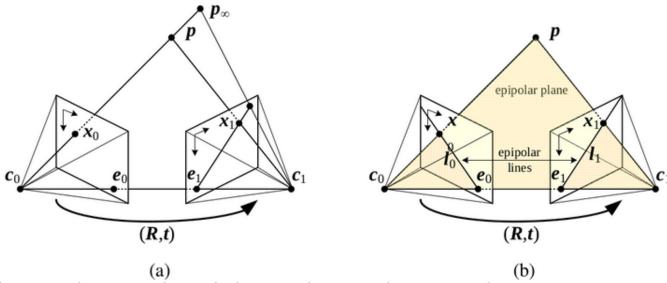
W tym zadaniu jednocześnie odzyskujemy strukturę 3D i pozujemy z korespondencji obrazu.

- Względną pozycję można zakodować za pomocą rotacji R i przesunięcia t,
- Wektory $t = c_1 c_0$, $p c_0$ i $p c_1$ są współpłaszczyznowe i definiują podstawowe ograniczenie epipolarne wyrażone w wymiarach pikseli x_0 i x_1 .

Dopasowanie stereo

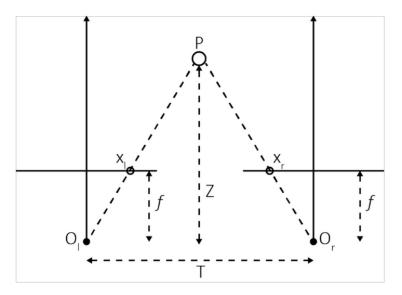
Dopasowywanie stereo to proces wykonywania dwóch lub więcej zdjęć i szacowania modelu 3D o wartości sceny, znajdując pasujące piksele na obrazach i konwertując ich pozycje 2D na 3D głębokości.

Geometria epipolarna



- (a) epipolarny odcinek linii odpowiadający jednemu promieniu. Piksel x_0 na jednym obrazie rzutuje na epipolarny segment linii na drugim obrazie.
- (b) odpowiedni zestaw linii epipolarnych i ich płaszczyzna epipolarna.

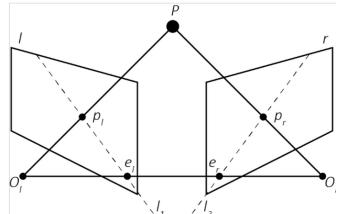
Geometria stereo - układ idealny



- Układu kamer, położonych w jednej linii, identycznych kamer z równoległymi osiami optycznymi nazywa się układem frontowo-równoległym.
- Obie kamery mają równą ogniskową f, więc z podobieństwa trójkątów można wyprowadzić odległość przedmiotu P:

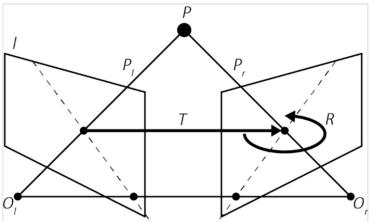
$$Z = \frac{fT}{x_l - x_r}$$

Układ rzeczywisty - geometria epipolarna.



- Środkami projekcji kamer są O_1 i O_2 , a ich płaszczyznami rzutowymi l i r.
- Punkty p_1 i p_r są rzutem punktu P ze świata rzeczywistego na płaszczyzny rzutowe l i r.
- Punkty epipolarne e_l i e_r są rzutem środka projekcji drugiej kamery na płaszczyznę,
- Linie epipolarne l_1 i l_2 łączące środki projekcji i punkty epipolarne
- Płaszczyzna epipolarna wyznaczają punkty P, e_l i e_r .

Macierz zasadnicza



- Macierz zasadnicza E wiąże położenie obu kamer w stosunku do siebie za pomocą translacji i rotacji we współrzędnych fizycznych.
- Ponieważ przekształcenie jest złożeniem rotacji R i translacji T $P_l = R(P_r T),$
- Macierz zasadniczą możemy opisać jako:

$$E=R\cdot S=R\cdot \left[egin{array}{ccc} O & -T_x & T_y \ T_z & 0 & -T_x \ -T_y & T_x & 0 \end{array}
ight]$$
 - S opisuje translację.

Macierz fundamentalna

- Macierz zasadnicza opisuje położenie kamer względem siebie,
- Często potrzebne jest połączenie puntów jednego obrazu z drugim ze współrzędnych pikselowych służy do tego **macierz fundamentalna**,
- tworzy się ją na podstawie macierzy zasadnicze
j ${\cal E}$ i macierzy parametrów wewnętrznych kamer
y ${\cal M}$

Kalibracja stereo

- Proces kalibracji będzie polegał na dostarczeniu wystarczającej ilości zdjęć, z góry znanej planszy kalibracyjnej z oznaczonymi jej punktami charakterystycznymi.
- Celem tego procesu będzie przybliżenie nieznanych parametrów wewnętrznych i zewnętrznych kamer, mając tylko zestaw zdjęć z odpowiednim wzorem kalibracyjnym

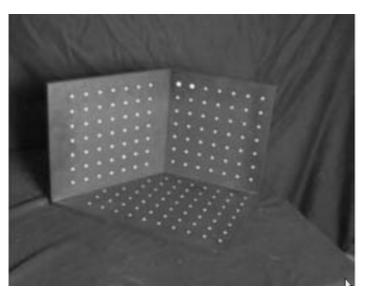
Proces kalibracji

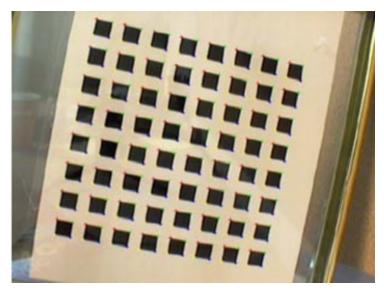
parametry, które są potrzebne, by zdefiniować cechy kamery oraz umiejscowienie kamer względem siebie

- Parametry macierzy wewnętrznej aparatu (f_x, f_y, c_x, c_y) ,
- Parametry zniekształceń
 - Radialne (k_1, k_2, k_3) ,
 - Tangensowe (p_1, p_2) ,
- Macierz rotacji parametry rotacji (r_1, r_2, r_3) ,
- Wektor translacji parametry translacji (T_x, T_y, T_z) .

Proces kalibracji będzie polegał na dostarczeniu wystarczającej ilości zdjęć, z góry znanej planszy kalibracyjnej z oznaczonymi jej punktami charakterystycznymi.

Kalibracja wewnętrzna geometryczna





- Wzorce kalibracyjne użycie wzorca kalibracyjnego lub zestawu markerów jest jednym z bardziej wiarygodnych sposobów oszacowania wewnętrznych parametrów aparatu,
- Planarne wzorce kalibracyjne dobrym sposobem wykonania kalibracji jest przesuwanie planarnego celu kalibracji w kontrolowany sposób przez przestrzeń roboczą.

Proces kalibracji stereo

- Dla każdego obrazu szachownicy musimy określić homografię jaką posiada, czyli jej rzut na układ obrazowania aparatu.
- Homografia będzie się składała z dwóch kolumn macierzy rotacji r_1 i r_2 , wektora translacji t, macierzy parametrów wewnętrznych kamery M i współczynnika skali s.

$$H = [h_1, h_2, h_3] = s \cdot M \cdot [r_1, r_2, t]$$

• czyli:

$$h_1 = sMr_1$$

$$h_2 = sMr_2$$

$$h_3 = sMr_3$$

• Macierz rotacji jest ortogonalna, po unormowaniu otrzymujemy $r_1^T \cdot r_2 = 0$ oraz $|r_2| = |r_2| \Rightarrow r_1^T r_1 = r_2^T r_2$

Rektyfikacja

- Celem rektyfikacji jest sprowadzenie obrazów do takiego układu, jakby były zrobione za pomocą idealnego układu frontowo-równoległego,
- W bibliotece OpenCV są dostępne dwie strategie rektyfikowania obrazu, algorytm Hartleya oraz algorytm Bougueta.

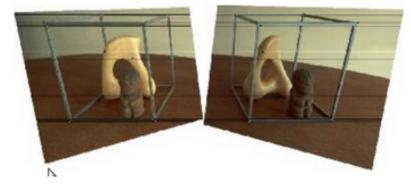
Raktyfikacja

Geometria epipolarna dla pary kamer jest niejawna we względnej pozycji i kalibracji kamer i może być obliczona na podstawie dopasowań punktowych.

- Jednym ze sposobów jest użycie ogólnego algorytmu korespondencji, takiego jak przepływ optyczny ang. optical flow
- Bardziej wydajny algorytm można uzyskać korygując obrazy wejściowe tak, aby odpowiadające poziome linie skanowania były liniami epipolarnymi,
- Następnie można niezależnie dopasować poziome linie skanowania lub przesuwać obrazy w poziomie podczas obliczania pasujących wyników.

Rektyfikacja - przykład





- Prostym sposobem na poprawienie dwóch obrazów jest najpierw obrócenie obu kamer tak, aby były ustawione prostopadle do linii łączącej środki kamer c_0 i c_1 ,
- Następnie, aby określić pożądany skręt wokół osi optycznych, wykonaj wektor w górę prostopadle do linii środkowej kamery.
- Na koniec przeskaluj obrazy, jeśli to konieczne, aby uwzględnić różne ogniskowe,

Standardowa rektyfikowana geometria

jest stosowany w wielu konfiguracjach kamer stereo i algorytmach stereo i prowadzi do bardzo prostej odwrotnej zależności między głębią 3D Z a różnicami d:

$$d = f \frac{B}{Z}$$

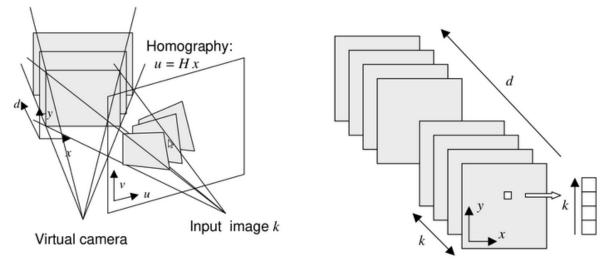
gdzie f to ogniskowa (mierzona w pikselach), B to linia bazowa.

• Zależność między odpowiednimi współrzędnymi pikseli na lewym i prawym obrazie:

$$x' = x + d(x, y), y' = y$$

- Zadanie wydobycia głębi ze zbioru obrazów staje się następnie zadaniem oszacowania **mapy dysproporcji** d(x, y).
- Po poprawieniu możemy łatwo porównać podobieństwo pikseli w odpowiednich lokalizacjach (x, y) i (x', y') = (x + d, y).

Przemiatanie płaszczyzny



Alternatywą dla wstępnej rektyfikacji obrazów przed dopasowaniem jest **przeciągnięcie zestawu płaszczyzn** przez scenę i zmierzenie fotokonsystencji obrazów podczas ich wyświetlania na płaszczyźnie.

- Zestaw płaszczyzn widzianych z kamery wirtualnej wywołuje zestaw homografii w obrazie z dowolnej innej kamery źródłowej (wejściowej).
- Wypaczone obrazy ze wszystkich innych kamer mogą być układane w stos w uogólnionej przestrzeni dysproporcji $\tilde{I}(x,y,d,k)$, różnica d kamery k, (x,y) lokalizacja piksela

Algorytm Hartleya

- Do obliczenia macierzy fundamentalnej, potrzebny jest tylko jeden zestaw zdjęć,
- Algorytm ten jako danych początkowych potrzebuje macierzy fundamentalnej i zestawu korespondujących punktów z obrazów. W pierwszym kroku oblicza punkty epipolarne: $Fe_l = 0$ i $e_l^T = 0$
- Następnym krokiem w algorytmie, jest przeniesienie punktu epipolarnego do nieskończoności do $e_r = (k, 0, 1)^T$ Wykonuje się to mnożąc przez macierz:

$$G = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ \frac{-1}{k} & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

- Następnie, stosuje się translację T, by przenieść obraz do początku

okładu współrzędnych i rotację R, by ustawić wszystkie linie epipolarne równolegle do osi X.

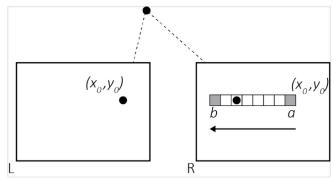
Algorytm Bougueta

- Algorytm Bougeta znając rotację i translację układu kamer, ma za zadanie sprowadzić obrazy kamer do idealnego układu,
- Danymi wejściowymi jest macierz rotacji R i wektor translacji T, które są dane po przeprowadzeniu kalibracji.

Korespondencja stereo

- Celem korespondencji obrazów, jest znalezienie możliwie największego wspólnego obszaru na parze obrazów.
- Takie obszary można znaleźć tylko na obrazach, na których widoki z obu aparatów nachodzą na siebie.

Algorytm Block Matching



- Szybki algorytm wykorzystujący mechanizm sum różnic bezwzględnych,
- Pierwszym krokiem, jest zlikwidowanie ekstremalnie jasnych lub ciemnych pikseli.
- Nad każdym pikselem zatrzymuje się okienko i zbiera informacje o otoczeniu. Oblicza średnią jasność pikseli w okienku i zmienia wartość środkowego piksela na:

$$\min(\max(I_c - I, I_{cap}), I_{cap})$$

gdzie I_c jest jasnością środkowego piksela, a I_{cap} granicą jasności.

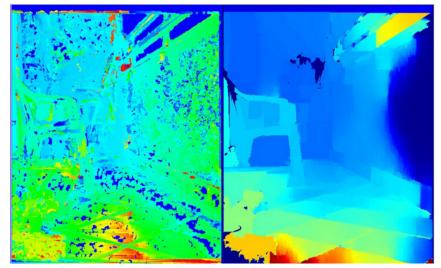
Wyniki prawidłowej kalibracji



- Odwzorowanie mapuje punkt (x,y) z oryginalnego obrazu na punkt (x',y') na docelowym obrazie, lecz nie musi to być punkt o współrzędnych całkowity
- Stosuje się odwzorowanie odwrotne (and. reverse mapping):
 - wybraniu na docelowym obrazie piksela, którego chcemy policzyć,
 - określeniu jakie miałby współrzędne po likwidacji zniekształceń, a przed rektyfikacją,
 - odszukaniu go na oryginalnym obrazie.

Wyniki prawidłowej rektyfikacji





- Zielone linie pokazują linie epipolarne.
- Pary zdjęć w palecie kolorystycznej to mapy głębi.