Monikamerajärjestelmät

Missä se kamera on

Matti Jukola

matti.jukola@pixact.fi

Pixact Ltd

Mitä opimme

Kertaus: Matriisilaskenta

Homogeeniset koordinaatit

Pistetulo Ristitulo

Matriisin ydin

Kertaus: Kameraprojektio

Pisteen paikka tunnetuista kameroista

Kameran paikka tunnetuista pisteistä

Harva vastinpisteiden etsintä

Matti Jukola, - 2/68

Mitä opimme

Kertaus: Matriisilaskenta

Homogeeniset koordinaatit

Pistetulo

Ristitulo

Matriisin ydin

Kertaus: Kameraprojektio

Pisteen paikka tunnetuista kameroista

Kameran paikka tunnetuista pisteistä

Harva vastinpisteiden etsintä

Matti Jukola, - 3/68

Luennon tarkoituksena antaa perusteet kuvamittauksiin joissa tehdään 3D mittauksia kohteesta tai pyritään paikantamaan kamera.

Opetattavat asiat:

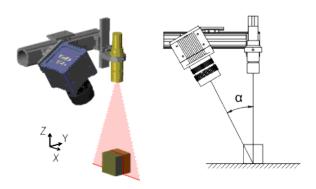
- 3D pisteen laskenta tunnetuista kameroista
- Kameran paikan laskenta tunnetuista 3D pisteistä
- Automatisoidun vastinpistehaun perusteet

Matti Jukola, - 4/6

3D pisteen paikantaminen tunnetuista kameroista



3D pisteen paikantaminen tunnetuista kameroista



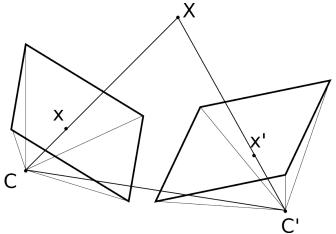
Matti Jukola, - 6/68

3D pisteen paikantaminen tunnetuista kameroista



Matti Jukola, - 7/68

3D pisteen paikantaminen tunnetuista kameroista



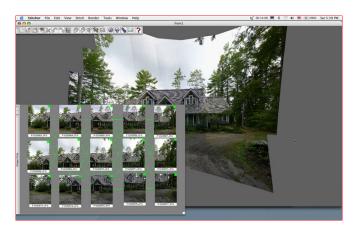
Matti Jukola, - 8/6

Kameran paikan laskenta tunnetuista 3D pisteistä



Matti Jukola, - 9/68

Automatisoidun vastinpistehaun perusteet



Matti Jukola, - 10/68

Mitä opimme

Kertaus: Matriisilaskenta

Homogeeniset koordinaatit

Pistetulo

Ristitulo

Matriisin ydin

Kertaus: Kameraprojektio

Pisteen paikka tunnetuista kameroista

Kameran paikka tunnetuista pisteistä

Harva vastinpisteiden etsintä

Matti Jukola, - 11/68

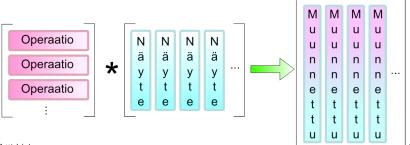
Matriisikertolasku

Matriisi muuntaa dataa

P



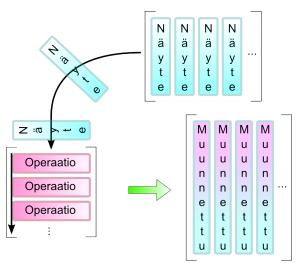




Matti Jukola,

12/68

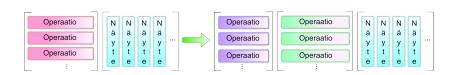
Matriisikertolasku



Matti Jukola, - 13/68

Matriisikertolasku

PX = K[R T]X



Matti Jukola, - 14/68

Käsitellään 2D pistettä
$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

Kerrotaan piste transformaatiomatriisilla

$$A = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} \\ a_{2,1} & a_{2,2} \end{bmatrix}$$
$$A\mathbf{x} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} \\ a_{2,1} & a_{2,2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{1,1}x + a_{1,2}y \\ a_{2,1}x + a_{2,2}y \end{bmatrix}$$

Matti Jukola, - 15/68

$$A\mathbf{x} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} \\ a_{2,1} & a_{2,2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{1,1}x + a_{1,2}y \\ a_{2,1}x + a_{2,2}y \end{bmatrix}$$
 Miten pistettä siirretään (esim +2 yksikköä x-akselilla) käyttäen matriisikertolaskua?
$$\mathbf{x} + \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix} = Ax$$

$$A = ?$$

Matti Jukola, - 16/68

Muokataan 2D pisteen esitysmuotoa:

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix}$$

Muokataan transformattiomatriisia

$$A = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \delta x \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \delta y \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$A\mathbf{x} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \delta x \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \delta y \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{1,1}x + a_{1,2}y \\ a_{2,1}x + a_{2,2}y \\ 1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \delta x \\ \delta y \\ 0 \end{bmatrix}$$

Matti Jukola, - 19/68

Yleiskäyttöisyyden vuoksi "ylimääräisenä" symbolina *w* ykkösen sijaan:

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} wx \\ wy \\ w \end{bmatrix}$$

20/68

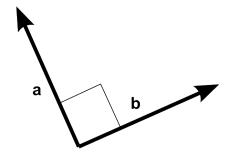
Pistetulo

Pistetulo kahden pystyvektorin välillä:

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & \dots \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \end{bmatrix} =$$

 $\|\mathbf{a}\| \|\mathbf{b}\| \cos \theta$

Jossa θ on vektoreiden välinen kulma \rightarrow kohtisuorien vektoreiden \mathbf{a}, \mathbf{b} pistetulo = 0.



Matti Jukola, - 21/68

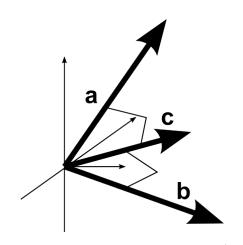
Ristitulo

Ristitulo kahden 3-vektorin välillä:

$$\mathbf{c} = \mathbf{a} \times \mathbf{b} = [\mathbf{a}]_{\times} \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 0 & -a_3 & a_2 \\ a_3 & 0 & -a_1 \\ -a_2 & a_1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{c} \cdot \mathbf{a} = \mathbf{c} \cdot \mathbf{b} = 0$$

Myös: $\mathbf{x} \times \mathbf{x} = \mathbf{0}$



Matti Jukola, - 22/68

Ristitulo

Matriisin A ydin (kernel, null space) on joukko vektoreita ${\bf b}$ jotka toteuttavat yhtälön

$$A\mathbf{b} = \mathbf{0}$$

Harjoituksissa riittää tietää että seuraavaa voidaan käyttää estimoimaan lähinnä matriisin ydintä oleva vektori:

$$\begin{bmatrix} U & S & V \end{bmatrix} = svd(A);$$

b = V(:, end);

Matti Jukola, - 23/68

Mitä opimme

Kertaus: Matriisilaskenta

Homogeeniset koordinaatit

Pistetulo

Ristitulo

Matriisin ydin

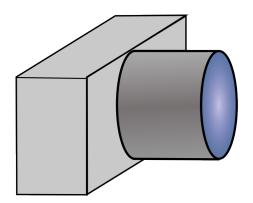
Kertaus: Kameraprojektio

Pisteen paikka tunnetuista kameroista

Kameran paikka tunnetuista pisteistä

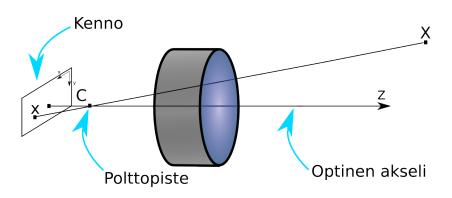
Harva vastinpisteiden etsintä

Matti Jukola, - 24/68

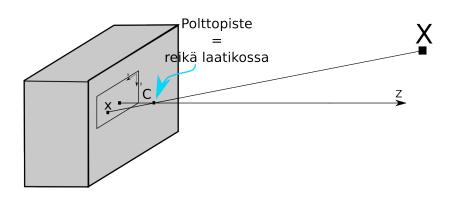




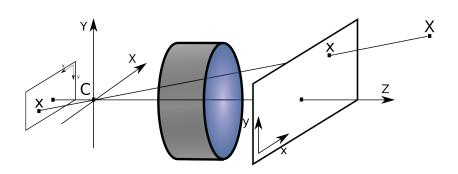
Matti Jukola, - 25/68



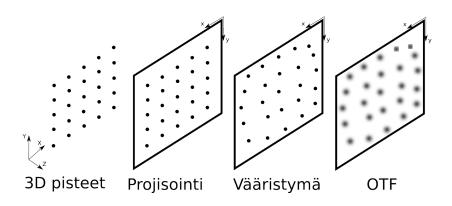
Matti Jukola, - 26/68



Matti Jukola, - 27/68



Matti Jukola, - 28/68



Matti Jukola, - 29/68

Neulanreikäkamera - matemaattinen malli

Kennolla oleva piste x on projektio 3D-maailman pisteestä X

$$\bullet \ \mathbf{x} = P\mathbf{X}$$

$$\bullet \ P = \begin{bmatrix} P_{1,1} & P_{1,2} & P_{1,3} & P_{1,4} \\ P_{2,1} & P_{2,2} & P_{2,3} & P_{2,4} \\ P_{3,1} & P_{3,2} & P_{3,3} & P_{3,4} \end{bmatrix}$$

Matti Jukola, - 30/68

- P voidaan jakaa muutamaksi matriisikertolaskuksi
- $P = K \begin{bmatrix} R & \mathbf{T} \end{bmatrix} = K \begin{bmatrix} R & -R\mathbf{C} \end{bmatrix}$
 - K 3 × 3 yläkolmiomatriisi. Kalibrointimatriisi, tietoa kennon rakenteesta.
 - R 3 × 3 Rotaatiomatriisi, kuinka maailma on pyörinyt kameran ympärillä.
 - T 3 × 1 Translaatiovektori, miten maailma on liikkunut kameran ympärillä.
 - C 3 × 1 Kameran sijainti, miten kamera on liikkunut verrattuna maailmaan.

Matti Jukola, - 31/68

$$P = K \begin{bmatrix} R & -RC \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \alpha_x & s & x_0 \\ 0 & \alpha_y & y_0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} r_{1,1} & r_{1,2} & r_{1,3} & 0 \\ r_{2,1} & r_{2,2} & r_{2,3} & 0 \\ r_{3,1} & r_{3,2} & r_{3,3} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & -C_1 \\ 0 & 1 & 0 & -C_2 \\ 0 & 0 & 1 & -C_3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Kennon/linssin yhtälöt - projektio - rotaatio - translaatio

Matti Jukola, - 32/68

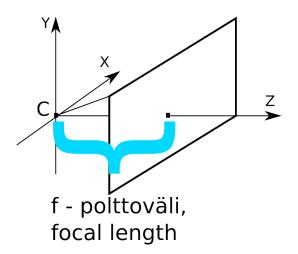
Matriiseista kalibrointimatriisi K hankalin hankkia.

$$\bullet \ \ \mathcal{K} = \begin{bmatrix} \alpha_x & s & x_0 \\ 0 & \alpha_y & y_0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\bullet \ \ \mathcal{K} = \begin{bmatrix} \alpha_x & s & x_0 \\ 0 & \alpha_y & y_0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

- Polttoväli, focal length
 - $\bullet \ \alpha_{\mathsf{x}} = \mathit{fm}_{\mathsf{x}}$
 - $\bullet \ \alpha_{\mathsf{y}} = \mathit{fm}_{\mathsf{y}}$

Polttoväli

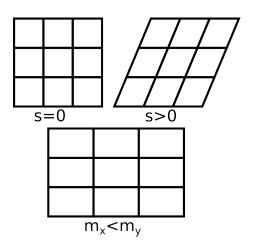


Matti Jukola, - 35/68

$$\bullet \ \ \mathcal{K} = \begin{bmatrix} \alpha_{x} & s & x_{0} \\ 0 & \alpha_{y} & y_{0} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

- Vinous, skew
 - $s = s_{mult} \alpha_x$

Vinous ja pikseleiden muoto



Matti Jukola, - 37/68

Kalibrointimatriisi: principal point

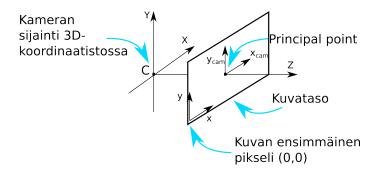
- "Optinen keskipiste", pääpiste, principal point
 - $x_0 = p_x m_x$
 - $\bullet \ y_0 = p_y m_y$

Principal point $\mathbf{p} = \begin{bmatrix} x_0 \\ y_0 \end{bmatrix}$ yleensä lähellä sensorin keskipistettä.

Sensorin 640x480 pikseliä, ideaalisesti $\mathbf{p} = \begin{bmatrix} 640/2 \\ 480/2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 320 \\ 240 \end{bmatrix}$.

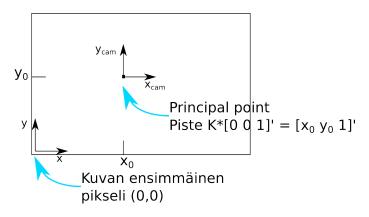
Matti Jukola, - 38/68

Principal point



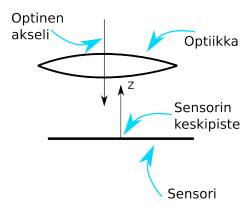
Matti Jukola, - 39/68

Principal point



Matti Jukola, - 40/68

Principal point



Matti Jukola, - 41/68

Mitä opimme

Kertaus: Matriisilaskenta

Homogeeniset koordinaatit

Pistetulo -

Ristitulo

Matriisin ydin

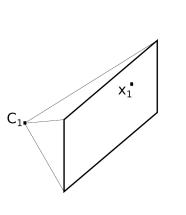
Kertaus: Kameraprojektio

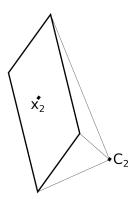
Pisteen paikka tunnetuista kameroista

Kameran paikka tunnetuista pisteistä

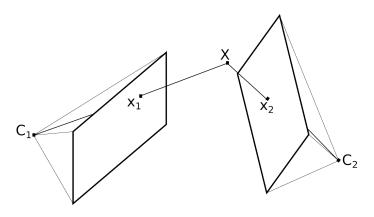
Harva vastinpisteiden etsintä

Matti Jukola, - 42/68

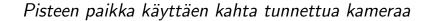




Matti Jukola, - 43/68

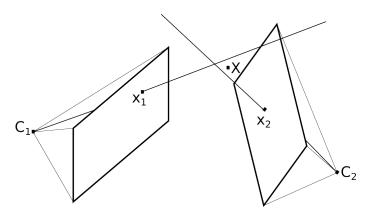


Matti Jukola, - 44/68



Entä jos vastinpisteet tai kamerametriisit ovat vain estimaatteja?

Matti Jukola, - 45/68



Matti Jukola, - 46/68

Yksinkertaisin tapa ratkaista 3D-pisteen X sijainti on ratkaista $\mathbf{x}_1 = P_1 X, \mathbf{x}_2 = P_2 X.$

$$\mathbf{x}_1 = P_1 X, \mathbf{x}_2 = P_2 X$$

Miten ratkaistaan?

Kerrotaan yhtälöt molemmin puolin x_i :n ristitulomatriisilla:

$$[\mathbf{x}_1]_x \mathbf{x}_1 = [\mathbf{x}_1]_x P_1 X,$$

 $[\mathbf{x}_2]_x \mathbf{x}_2 = [\mathbf{x}_2]_x P_2 X$
siis

$$[\mathbf{x}_1]_{\times}P_1X=\mathbf{0},$$

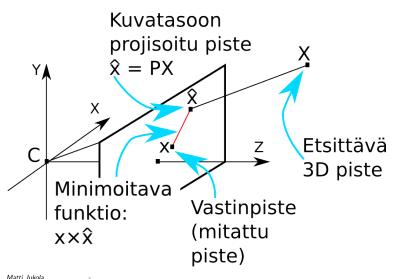
$$[\mathbf{x}_2]_{\times}P_2X=\mathbf{0}$$

Matti Jukola.

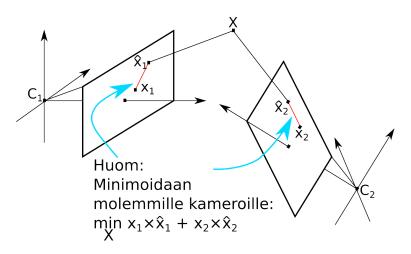
Geometrinen selitys edelliselle:

- PX tuottaa 2-D pisteen kuvatasoon
- Etsimme sellaista X joka on mahdollisimman lähellä mitattua pistettä x
- Jos PX tuottama piste olisi täsmälleen saman suuntainen kuin
 x, olisi pisteiden ristitulo 0

Matti Jukola, - 50/68



51/68



Matti Jukola, - 52/68

Tarkastellaan vain toista kameraa

$$\begin{split} & [\mathbf{x}]_x P \mathbf{X} = \mathbf{0} \\ & = \begin{bmatrix} 0 & -x_3 & x_2 \\ x_3 & 0 & -x_1 \\ -x_2 & x_1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} P_{1,1} & P_{1,2} & P_{1,3} & P_{1,4} \\ P_{2,1} & P_{2,2} & P_{2,3} & P_{2,4} \\ P_{3,1} & P_{3,2} & P_{3,3} & P_{3,4} \end{bmatrix} X \\ & = \begin{bmatrix} P_{3,1}x2 - P_{2,1}x3 & P_{3,2}x2 - P_{2,2}x3 & P_{3,3}x2 - P_{2,3}x3 & P_{3,4}x2 - P_{2,4}x3 \\ P_{1,1}x3 - P_{3,1}x1 & P_{1,2}x3 - P_{3,2}x1 & P_{1,3}x3 - P_{3,3}x1 & P_{1,4}x3 - P_{3,4}x1 \\ P_{2,1}x1 - P_{1,1}x2 & P_{2,2}x1 - P_{1,2}x2 & P_{2,3}x1 - P_{1,3}x2 & P_{2,4}x1 - P_{1,4}x2 \end{bmatrix} X \end{split}$$

Matti Jukola, - 53/68

Voimme siis muodostaa matriisin *A* jossa edellisen kalvon yhtälöt molemmille kameroille on kasattu päällekkäin.

Tämän matriisin ydin (right null vector) on haettu ${\bf X}$ joka minimoi yhtälön $A{\bf X}$ ehdolla $\|{\bf X}\|=1$.

Matriisi A on kooltaan 6×4 .

Matti Jukola, - 54/68

Menetelmän huonona puolena:

 Minimoitava virhefunktio (projisoidun pisteen etäisyys mitatusta) ei paras mahdollinen

Menetelmän hyviä puolia:

- Helppo toteuttaa
- Nopea
- Helppo yleistää useammalle kameralle
 - Matriisiin A lisää rivejä jolloin kooksi $3n \times 4$ jossa n on kameroiden lukumäärä

Matti Jukola, - 55/6

Mitä opimme

Kertaus: Matriisilaskenta

Homogeeniset koordinaatit

Pistetulo

Ristitulo

Matriisin ydin

Kertaus: Kameraprojektio

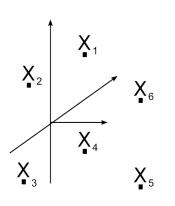
Pisteen paikka tunnetuista kameroista

Kameran paikka tunnetuista pisteistä

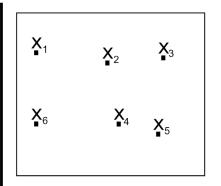
Harva vastinpisteiden etsintä

Matti Jukola, - 56/68

3D pisteet



Projisoituneet pisteet



Matti Jukola, - 57/68

P on kooltaan 3×4 jolloin siinä on 12 elementtiä. Vapausasteita P:ssä on kuitenkin vain 11 (koska yhtälössä x = PX emme välitä x:n skaalasta).

Jokainen $x \leftrightarrow X$ vastinpistepari tuottaa 3 yhtälöä (matriisin A riviä), joista 1 on lineaarisesti riippuva kahdesta muusta. Näin ollen vastinpistepari tuottaa kaksi rajoitetta (constraint).

Tarvitsemme siis 11/2 = 5.5 vastinpisteparia. Yleisesti käytetään kuutta vastinpisteparia.

Matti Jukola, - 58/6

$$\begin{split} \mathbf{x} &= K \begin{bmatrix} R\mathbf{T} \end{bmatrix} \mathbf{X} \\ \mathbf{x} \text{ ja } \mathbf{X} \text{ tunnettuja.} \\ [\mathbf{x}]_{x} \mathbf{x} &= [\mathbf{x}]_{x} K \begin{bmatrix} R & \mathbf{T} \end{bmatrix} \mathbf{X} = \mathbf{0} \\ &= \begin{bmatrix} 0 & -w & y \\ w & 0 & -x \\ -y & x & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} P_{1,1} & P_{1,2} & P_{1,3} & P_{1,4} \\ P_{2,1} & P_{2,2} & P_{2,3} & P_{2,4} \\ P_{3,1} & P_{3,2} & P_{3,3} & P_{3,4} \end{bmatrix} \mathbf{X} \\ &= \begin{bmatrix} P_{3,4} Wy - P_{2,1} Xw - P_{2,2} Yw - P_{2,4} Ww + P_{3,1} Xy - P_{2,3} Zw + P_{3,2} Yy + P_{3,3} Zy \\ P_{1,4} Ww + P_{1,1} Xw - P_{3,4} Wx + P_{1,2} Yw - P_{3,1} Xx + P_{1,3} Zw - P_{3,2} Yx - P_{3,3} Zx \end{bmatrix} = \\ &= \begin{bmatrix} P_{3,4} Wy - P_{2,1} Xw - P_{2,2} Yw - P_{2,4} Ww + P_{3,1} Xy - P_{2,3} Zw + P_{3,2} Yy - P_{3,3} Zy \\ P_{2,4} Wx + P_{2,1} Xx - P_{1,4} Wy - P_{1,1} Xy + P_{2,2} Yx - P_{1,2} Yy + P_{2,3} Zx - P_{1,3} Zy \end{bmatrix} = \\ &= \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -Xw & -Yw & -Zw & -Ww & Xy & Yy & Zy & Wy \\ -Xy & Yw & Zw & Ww & 0 & 0 & 0 & 0 & -Xx & -Yx & -Zx & -Wx \\ -Xy & -Yy & -Zy & -Wy & Xx & Yx & Zx & Wx & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \Big| \\ A \begin{bmatrix} p_{1}^{1} \\ p_{2}^{2} \end{bmatrix} = \mathbf{0} \end{aligned}$$

Matti Jukola, - 59/68

Menetelmän huonoina puolina:

- Jos kalibrointimatriisi K on tunnettu, sisältää [R T] vain 6 vapausastetta (3 kiertokulmaa, 3 siirtymää)
 - Esitetyn menetelmän käyttö antaa meille turhaan uuden kalibrointimatriisin
 - Pärjäisimme vähemmälläkin määräällä vastinpisteitä

Menetelmän hyviä puolia:

- Helppo toteuttaa
- Nopeahko
- Kameran ei tarvitse olla kalibroitu
 - Kamera voidaan paikantaa vaikka zoom käytössä
- Jos kalibrointimatriisi K tunnettu, voidaan tämä ottaa huomioon epälineaarisessa optimoinnissa

Matti Jukola, - 60/

Mitä opimme

Kertaus: Matriisilaskenta

Homogeeniset koordinaatit

Pistetulo

Ristitulo

Matriisin ydin

Kertaus: Kameraprojektio

Pisteen paikka tunnetuista kameroista

Kameran paikka tunnetuista pisteistä

Harva vastinpisteiden etsintä

Matti Jukola, - 61/68

Harvat vastinpisteiden haku -algorithmit (sparse feature matching) pyrkivät etsimään kahden kuvan välillä samoja kohteita.





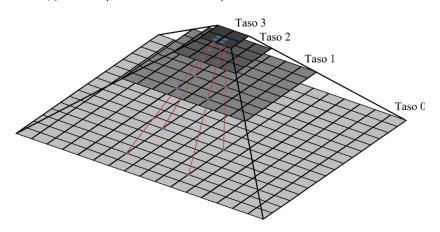
Käytetään kameran paikantamiseen, 3D pisteiden laskentaan, kuvien yhdistämiseen jne.

Perustuvat usein:

- Etsi kiinnostavat kohteet
 - Usein eri kokoluokista (skaalainvariantit piirteet)
- Laske kohteen orientaatio (orientaatioinvariantit piirteet)
- Laske kohteen ympäriltä piirrevektori
- Vertaa piirrevektoreita edellisen kuvan piirrevektoreihin
 - Piirrevektori jolla paras vastaavuus (ja vastaavuuden luotettavuus riittävän korkea) on vastinpiste

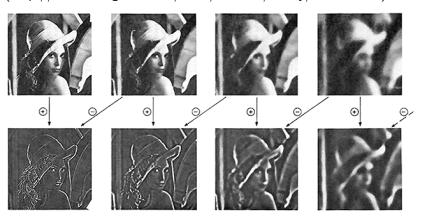
Matti Jukola, - 63/6

Kuvapyramidi (skaalainvarianttius)



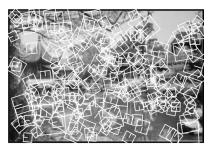
Matti Jukola, - 64/68

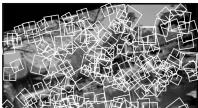
Difference of gaussians (DoG) (http://fourier.eng.hmc.edu/e161/lectures/canny/node3.html)



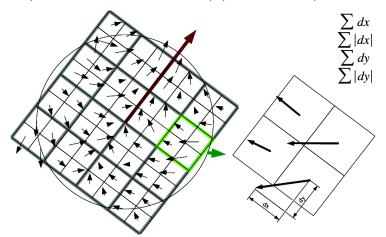
Matti Jukola, - 65/6

SIFT (Scale Invariant Feature Transform) (Lowe 1999)





SURF (Speeded-Up Robust Features) (Bay et.al 2006)



Matti Jukola, - 67/68