

# Vision par Ordinateur

James L. Crowley

M2R IVR

Premier Bimestre 2005/2006

Séance 2

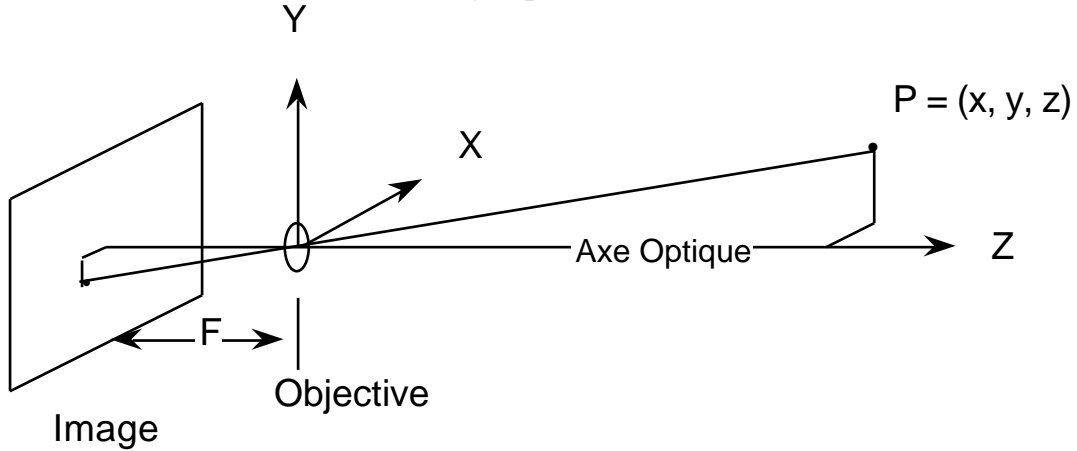
19 Octobre 2005

## Plan de la Séance :            Formation d'Image

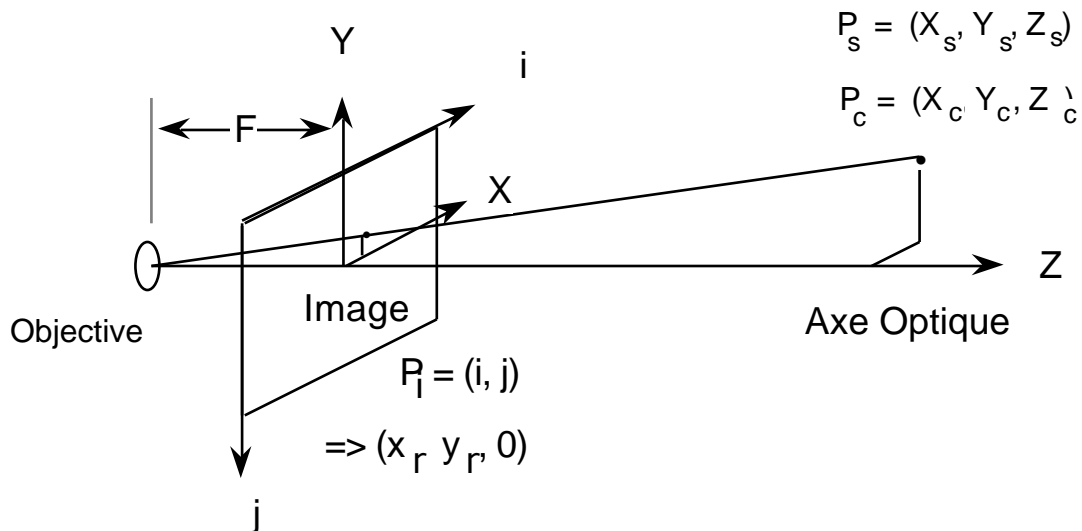
Modèle de la Caméra .....	2
Les Repères .....	2
Transformations entres reperes.....	3
La Transformation Scène - Caméra.....	3
La Projection Caméra - Rétine (Le modèle Stenope) .....	6
La transformation Rétine - Image.....	8
Les paramètres Intrinsèques de la caméra.....	8
Echantillonnage et Numérisation.....	8
La Composition de la Projection Scène - Image .....	9
La Calibrage.....	10
Expression en notation tensorielle .....	12
Expression classique en produit croisé de matrices.....	13
Homographie entre un plan et une image.....	14

# Modèle de la Caméra

Modèle de la Caméra Géométrie Physique



Modèle Mathématique: Projection Centrale



## Les Repères

Coordonnées de la Scène :

Point Scène :  $P^s = (x_s, y_s, z_s, 1)^T$

Coordonnées de la Caméra :

Point Caméra :  $P^c = (x_c, y_c, z_c, 1)^T$

Point Image :  $P^r = (x_r, y_r, 1)^T$

Coordonnées de l'Image :

Point Image :  $P^i = (i, j, 1)^T$

Nota : En coordonnées homogènes, les points sont invariant au multiplication par un constant.

$$(i, j, 1)^T = w \cdot (i, j, 1)^T = (wi, wj, w)^T$$

## Transformations entres reperes

La modèle de la caméra est composé d'une composition de transformations.

Transformation entre repère Caméra et repère Scène :

$$P^c = T_s^c P^s$$

Matrice de Projection  ${}^r_c P$  du repère Caméra vers le repère Rétine

$$Q^r = P_c^r P^c$$

Transformation entre repère image et repère caméra

$$Q^i = C_r^i P^r$$

Composition :  $Q^i = C_r^i P_c^r T_s^c P^s = M_s^i P^s$

## La Transformation Scène - Caméra

Dans les coordonnées homogènes, les translations, rotations, transformées affines et perspectives sont représentées par les produits des matrices.

La transformation  $T_s^c$  a la forme :

$$T_s^c = \begin{matrix} & & & x_s \\ & & \mathbf{R}_s^c & y_s \\ & & & z_s \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{matrix}$$

ou  $(x_s, y_s, z_s)$  est la position du repère scène dans le repere caméra.

et  $\mathbf{R}_s^c$  est l'orientation du repère scène dans le repère caméra.

Translation                      Addition en espace cartésien  
 Multiplications en Coordonnées Homogènes

Elle est composé de  $T_s^c = T^c R \quad R \quad R_q S_s^q$

**Changement d'échelle :**

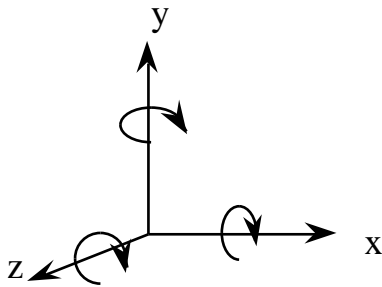
$S_s^q$  est un changement d'échelle entre S et C. Elle exprime s en "c".

$$S_s^q = \begin{pmatrix} s_x & 0 & 0 & 0 \\ 0 & s_y & 0 & 0 \\ 0 & 0 & s_z & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

**Rotation:**

$$R = R_x R_y R_z$$

En 3D



Au tour de l'axe X :

$$R_x = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \cos(\alpha) & \sin(\alpha) & 0 \\ 0 & -\sin(\alpha) & \cos(\alpha) & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

l'axe Y :

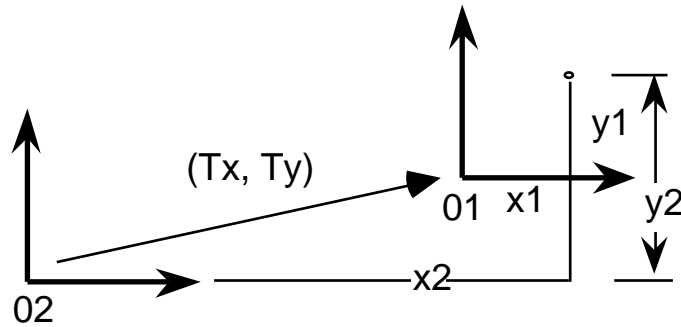
$$R_y = \begin{pmatrix} \cos(\beta) & 0 & -\sin(\beta) & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ \sin(\beta) & 0 & \cos(\beta) & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

l'axe Z :

$$R_z = \begin{pmatrix} \cos(\gamma) & \sin(\gamma) & 0 & 0 \\ -\sin(\gamma) & \cos(\gamma) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

**Translation:**

$T^c$  es composé de la position de l'ancien repère dans le nouveau



$(t_x, t_y)$  est la position de  $O_1$  dans  $O_2$ .  $T_s^c = \begin{matrix} & & & x_s \\ & & & y_s \\ & & & z_s \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{matrix} \mathbf{R}_s^c$

En Générale :

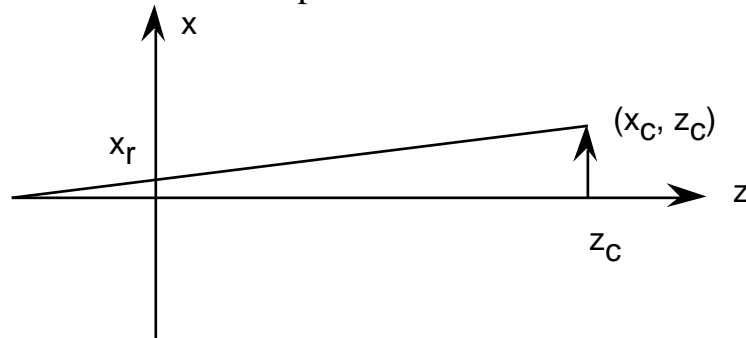
$T_s^c = \begin{matrix} & & & x_s \\ & & & y_s \\ & & & z_s \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{matrix} \mathbf{R}_s^c$  ou  $\mathbf{R} = \mathbf{R}_z(\ ) \mathbf{R}_y(\ ) \mathbf{R}_x(\ )$

Rotation puis translation.

## La Projection Caméra - Rétine (Le modèle Stenope)

La projection de la caméra vers la rétine est une projection perspective.

Considère une caméra 1-D dans un plan 2-D.



Dans le repère de la caméra :

$(x_c, y_c, z_c, 1)$  : Point dans la scène en repère caméra

$(x_r, y_r, 1)$  : Point dans la rétine en repère rétine.

Par triangles semblables :

$$\frac{x_r}{F} = \frac{x_c}{z_c} \quad x_r = x_c \frac{F}{z_c} \quad x_r \frac{z_c}{F} = x_c$$

$$\frac{y_r}{F} = \frac{y_c}{z_c} \quad y_r = y_c \frac{F}{z_c} \quad y_r \frac{z_c}{F} = y_c$$

soit :  $w = \frac{z_c}{F}$

alors :  $w x_r = x_c$

$w y_r = y_c$

$w = \frac{z_c}{F}$

En matrice :

$$\begin{matrix} wx_r \\ wy_r \\ w \end{matrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{F} & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_c \\ y_c \\ z_c \\ 1 \end{pmatrix}$$

La transformation du repère Caméra vers le repère Rétine est :

$$P^r = \begin{pmatrix} wx_r \\ wy_r \\ w \end{pmatrix} = P_c^r P^c \quad \text{tel que} \quad \begin{pmatrix} x_r \\ y_r \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} p^1/p^3 \\ p^2/p^3 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{et donc : } \mathbf{P}_c^r = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{F} & 0 \end{pmatrix}$$

Noter que  $\mathbf{P}_c^r$  n'est pas inversible .

Si l'origine est dans la rétine, par triangles semblables :

$$\frac{x_r}{F} = \frac{x_c}{(F + z_c)} \quad \Rightarrow \quad x_r = \frac{x_c F}{(F + z_c)}$$

Equations de perspective:

$$x_r = \frac{x_c F}{(F+z_c)} \qquad y_r = \frac{y_c F}{(F+z_c)}$$

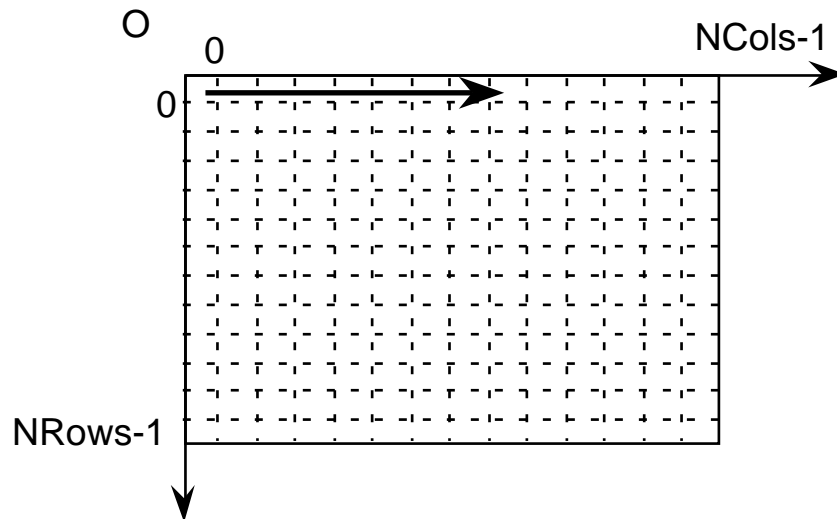
$$z_r = 0$$

$$\text{et puis : } \mathbf{P}_c^r = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{F} & 1 \end{pmatrix}$$

## La transformation Rétine - Image

### Les paramètres Intrinsèques de la caméra

La Trame : L'image est composée des "pixels" (picture elements)



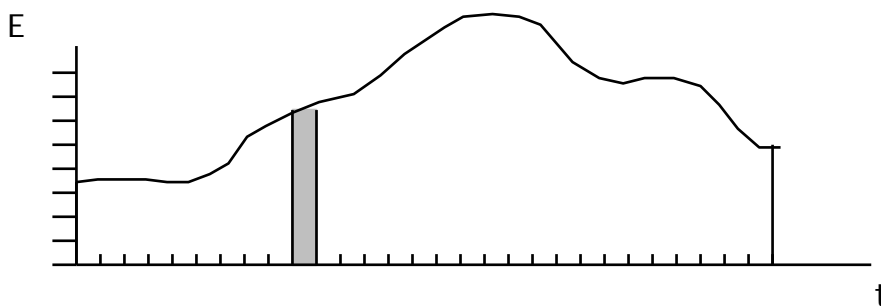
Question : Est-ce-que les pixels sont "carrés"?

Réponse : non.

Le nombre de pixels de l'image dépend de la matérielle.

Par exemple : VGA : 640 x 480

### Echantillonnage et Numérisation





Les Paramètre Intrinsèque de la Caméra

F : Distance Focale  
 $C_i, C_j$ : Centre Optique de l'Image (en pixels)  
 $D_i, D_j$ : Taille Physique d'un Pixel dans la Rétine (pixel/mm)

$$i = x_r D_i \text{ (mm} \cdot \text{pixel/mm)} + C_i \text{ (pixel)}$$

$$j = y_r D_j \text{ (mm} \cdot \text{pixel/mm)} + C_j \text{ (pixel)}$$

Transformation entre repère de l'image et repère de la rétine :

$$P^i = C_r^i P^r$$

$$\begin{matrix} i \\ j \\ 1 \end{matrix} = \begin{matrix} D_i & 0 & C_i & x_r \\ 0 & D_j & C_j & y_r \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{matrix}$$

ou bien:

$$\begin{matrix} w_i \\ w_j \\ w \end{matrix} = \begin{matrix} D_i & 0 & C_i & w x_r \\ 0 & D_j & C_j & w y_r \\ 0 & 0 & 1 & w \end{matrix}$$

**La Composition de la Projection Scène - Image**

$$P^i = C_r^i P_c^r T_s^c P^s = M_s^i P^s$$

$$\begin{matrix} w_i \\ w_j \\ w \end{matrix} = M_s^i \begin{matrix} x_s \\ y_s \\ z_s \\ 1 \end{matrix}$$

et donc

$$i = \frac{w_i}{w} = \frac{M_s^1 \cdot P^s}{M_s^3 \cdot P^s} \qquad j = \frac{w_j}{w} = \frac{M_s^2 \cdot P^s}{M_s^3 \cdot P^s}$$

ou bien

$$i = \frac{w_i}{w} = \frac{M_{11} X_s + M_{12} Y_s + M_{13} Z_s + M_{14}}{M_{31} X_s + M_{32} Y_s + M_{33} Z_s + M_{34}}$$

$$j = \frac{w_j}{w} = \frac{M_{21} X_s + M_{22} Y_s + M_{23} Z_s + M_{24}}{M_{31} X_s + M_{32} Y_s + M_{33} Z_s + M_{34}}$$

Projection inverse, du repère image vers le repère scène :

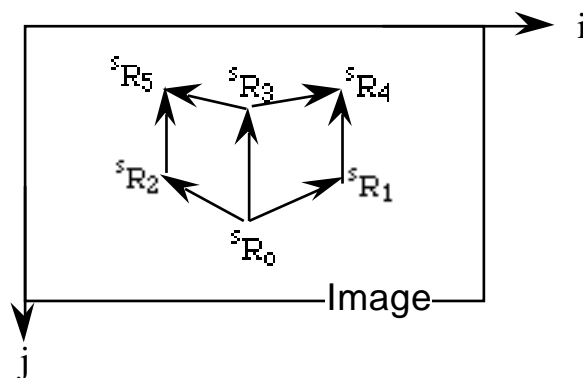
$$P^s = T_c^s P_r^c C_i^r P^i$$

Cependant, l'inversion de la transformation perspective  $P_r^c$  implique la connaissance de la profondeur,  $z_c$ , pour chaque pixel.

## La Calibrage

Comment obtenir  $M_s^i$ ? Par calibrage.

On définit un mire composé de points pour lesquels les positions sont connues  $R_k^s$ .



La matrice  $M_s^i$  est composé de  $3 \times 4 = 12$  coefficients. Cependant,  $M_s^i$  est homogène, avec rang  $12 - 1 = 11$ .

On détermine une correspondance entre les points dans le scènes ( $R_k^s$ ) et leurs images ( $P_k^i$ ). Chaque point donne deux équations pour les 11 inconnus.

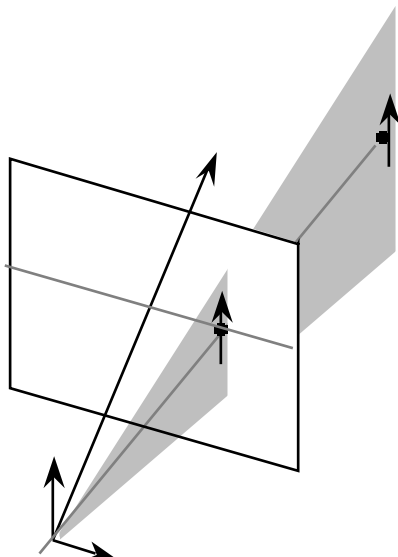
Il faut au moins  $5 \frac{1}{2}$  correspondances pour les 11 inconnus.

Pour chaque point de calibrage  $R_k^s$  et sa projection  $P_k^s$ , on peut écrire :

$$i_k = \frac{w_k i_k}{w_k} = \frac{M_s^1 \cdot R_k^s}{M_s^3 \cdot R_k^s} \quad j_k = \frac{w_k j_k}{w_k} = \frac{M_s^2 \cdot R_k^s}{M_s^3 \cdot R_k^s}$$

Avec lequel on peut déterminer 2 équations pour les 11 inconnus

$$(M_s^1 \cdot R_k^s) - i_k (M_s^3 \cdot R_k^s) = 0 \quad (M_s^2 \cdot R_k^s) - j_k (M_s^3 \cdot R_k^s) = 0$$



L'équation  $(M_s^1 \cdot R_k^s) - i_k (M_s^3 \cdot R_k^s) = 0$  est une plan passant par l'origine de la caméra est la colonne  $i=i_k$ .

L'équation  $(M_s^2 \cdot R_k^s) - j_k (M_s^3 \cdot R_k^s) = 0$  est une plan passant par l'origine de la caméra est la ligne  $j=j_k$ .

Pour N points (non-coplanaires) on peut écrire un système de 2N équations :

$$A M_s^i = 0.$$

Le rank de A est 11. Le problème est de minimiser un critère :

$$C = \| A M_s^i \|^2$$

On utilise les multiplieurs de Lagrange afin d'obtenir le  $M_s^i$  qui minimise C

Exemple : Soit un cube dont les coins sont détectés à :

$$\begin{array}{lll} P_o^L = (101, 221) & P_1^L = (144, 181) & P_2^L = (22, 196) \\ P_3^L = (105, 88) & P_4^L = (145, 59) & P_5^L = (23, 67) \end{array}$$

Par moindre de carré on obtient :

$$M_s^i = \begin{array}{cccc} 55.886873 & -79.292084 & 1.276703 & 101.917630 \\ -22.289319 & -17.878203 & -134.345576 & 221.300658 \\ 0.100734 & 0.038274 & -0.008458 & 1.000000 \end{array}$$

**Expression en notation tensorielle**

Avec notation tensorielle, les équations de la calibration sont explicites.

soit 
$$P^i = \begin{pmatrix} w_i \\ w_j \\ w \end{pmatrix} \quad \text{On écrit : } P^i = M_s^i R^s$$

Avec K points de la scène  $R_k^s$  et leur correspondance de l'image  $P_k^i$  on peut écrire

$$P_k^i = M_s^i R_k^s$$

On ne connaît pas  $P_k^i$  mais  $i w = P_k^1/P_k^3$  et  $j w = P_k^2/P_k^3$ . Donc Pour chaque point k, il y a deux équations indépendantes,  $i=1, 2$ .

$$\begin{matrix} p^1 \\ p^2 \\ p^3 \end{matrix} = \begin{matrix} w_i \\ w_j \\ w \end{matrix} \quad \text{donc} \quad \begin{matrix} i \\ j \\ 1 \end{matrix} = \begin{matrix} p^1/p^3 \\ p^2/p^3 \\ 1 \end{matrix}$$

et  $P_k^3 = M_s^3 R_k^3$

$$\begin{aligned} i = p^1/p^3 &= M_s^1 R_k^s / M_s^3 R_k^s & i M_s^3 R_k^s - M_s^1 R_k^s &= 0 \\ j = p^2/p^3 &= M_s^2 R_k^s / M_s^3 R_k^s & j M_s^3 R_k^s - M_s^2 R_k^s &= 0 \end{aligned}$$

Pour chaque k, ceci donne deux équations :

$$\begin{matrix} R^1 & R^2 & R^3 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & -iR^1 & -iR^2 & -iR^3 & -i \\ 0 & 0 & 0 & 0 & R^1 & R^2 & R^3 & 1 & -jR^1 & -jR^2 & -jR^3 & -j \end{matrix} \begin{matrix} M_1^1 \\ M_2^1 \\ M_3^1 \\ M_4^1 \\ M_1^2 \\ M_2^2 \\ M_3^2 \\ M_4^2 \\ M_1^3 \\ M_2^3 \\ M_3^3 \\ M_4^3 \end{matrix} = 0$$

On peut ré-écrire ceci avec l'opérateur de produit croisé. "E<sub>ijk</sub>". Ceci demande la substitution de variables :  $P_j \quad P_i, M_s^k \quad M_s^i$

$$E_{ijk} P^j M_s^k R^s = 0$$

qui donne 3 équations (mais dépendants!). Les équations sont :

$$\begin{aligned}
 i = 1, \text{ } ijk - ikj = 123 - 132 : P^2 M_s^3 R^s - P^3 M_s^2 R^s &= 0 \\
 i = 2, \text{ } ijk - ikj = 231 - 213 : P^3 M_s^1 R^s - P^1 M_s^3 R^s &= 0 \\
 i = 3, \text{ } ijk - ikj = 312 - 321 : P^1 M_s^2 R^s - P^2 M_s^1 R^s &= 0
 \end{aligned}$$

Mais, parce qu'ils sont homogènes, il y a que deux équations indépendants.

**Expression classique en produit croisé de matrices**

Dans une notation matricielle, on écrit :

$$P \times M_s^i R = 0$$

Le terme R est facturé pour obtenir  $P R \times M_s^i = 0$

Ce qui donne :

$$\begin{pmatrix}
 0 & -wR^s & jwR^s & M_s^1 \\
 -wR^s & 0 & -iwR^s & M_s^2 \\
 wR^s & -wR^s & 0 & M_s^3
 \end{pmatrix} = 0$$

Parse que R et  $M_s^i$ , sont les vecteurs, on obtient :

$$\begin{pmatrix}
 0 & 0 & 0 & 0 & wX & wY & wZ & w1 & -jwX & -jwY & -jwZ & -jw1 \\
 -wX & -wY & -wZ & -w & 0 & 0 & 0 & 0 & -iwX & -iwY & -iwZ & -iw1 \\
 wX & wY & wZ & w & -wX & -wY & -wZ & -w & 0 & 0 & 0 & 0
 \end{pmatrix}
 \begin{pmatrix}
 M_1^1 \\
 M_2^1 \\
 M_3^1 \\
 M_4^1 \\
 M_1^2 \\
 M_2^2 \\
 M_3^2 \\
 M_4^2 \\
 M_1^3 \\
 M_2^3 \\
 M_3^3 \\
 M_4^3
 \end{pmatrix} = 0$$

Dont deux equations sont indépendants.

## Homographie entre un plan et une image

La projection d'un plan vers un autre plan est une transformation projective entre deux plans. Cette transformation s'appelle une "homographie".  
L'homographie est bijective.

Elle est bijective est facile a estimate et de "recetifié.

$$Q^B = \mathbf{H}_A^B P^A$$

En notation "classique".

$$\begin{array}{ccc} w \ x_B & & x_A \\ w \ y_B & = \mathbf{H}_A^B & y_A \\ w & & 1 \end{array} = \begin{array}{ccc} m_{11} & m_{12} & m_{13} \\ m_{21} & m_{22} & m_{23} \\ m_{31} & m_{32} & m_{33} \end{array} \begin{array}{c} x_A \\ y_A \\ 1 \end{array}$$

$$x_B = \frac{w \ x_B}{w} = \frac{m_{11} \ x_A + m_{12} \ y_A + m_{13}}{m_{31} \ x_A + m_{32} \ y_A + m_{33}}$$

$$y_B = \frac{w \ y_B}{w} = \frac{m_{21} \ x_A + m_{22} \ y_A + m_{23}}{m_{31} \ x_A + m_{32} \ y_A + m_{33}}$$

En notation "tensorielle"

$$Q^B = \mathbf{H}_A^B P^A$$

$$\begin{array}{ccc} q^1 & & p^1 \\ q^2 & = \mathbf{H}_A^B & p^2 \\ q^3 & & p^3 \end{array} = \begin{array}{ccc} h_1^1 & h_2^1 & h_3^1 \\ h_1^2 & h_2^2 & h_3^2 \\ h_1^3 & h_2^3 & h_3^3 \end{array} \begin{array}{c} p^1 \\ p^2 \\ p^3 \end{array}$$

$$x_B = \frac{q^1}{q^3} \quad y_B = \frac{q^2}{q^3}$$