

Vision par Ordinateur

James L. Crowley

M2R IVR

Premier Bimestre 2005/2006

Séance 1

19 Octobre 2005

Coordonnées et Transformations Homogènes

Plan de la Séance :

Coordonnées Homogènes en Notation Tensorielle

Vecteur et Matrice en Notation Tensorielle

L'équation d'une droite

Le produit Croisé

Intersection de deux droites

Transformations en Coordonnées Homogènes.

Transformations d'images

Interpolation Linéaire

Interpolation Bi-linéaire

Translation en Coordonnées Homogènes.

Rotation

Translation et Rotation en Coordonnées Homogènes.

Transformations d'échelle, rotation et translation

Homographie entre deux plans

Rectification de l'Image d'un plan.

Estimation de l'homographie

Coordonnées Homogènes en Notation Tensorielle

Les coordonnées homogènes repose sur une notation dans laquelle les vecteurs en N dimensions sont représentées par un vecteur en $N+1$ dimensions.

Les coordonnées homogènes sont un outil de base en vision, en robotique et en synthèse d'images.

Exemple : un point

Soit un plan Euclidienne en \mathbb{R}^2 composé de points,

En notation classique, un point est un vecteur : $P = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$

En notation homogène, un point est un vecteur $P = \begin{pmatrix} x \\ y \\ 1 \end{pmatrix}$

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

$$(i, j, 1)^T = a \cdot (i, j, 1)^T = (ai, aj, a)^T$$

$$\text{On note que } a, b : \begin{pmatrix} x \\ y \\ 1 \end{pmatrix} = b \begin{pmatrix} x \\ y \\ 1 \end{pmatrix}$$

Vecteur et Matrice en Notation Tensorielle

En notation tensorielle, la signe " " est remplacé par un indice en super-scripte ou sous-scripte. Une super-scripte signifie un vecteur colonne. Par exemple, le point est indiqué par un vecteur p^i

$$P^i = \begin{pmatrix} p^1 \\ p^2 \\ p^3 \end{pmatrix}$$

une sous-scripte indique un vecteur ligne

Par exemple, la droite est indiquée par le vecteur l_i :

$$L_i = (l_1, l_2, l_3)$$

Une matrice est une ligne de vecteurs (ou une vecteurs de lignes).

$$M_i^j = \begin{pmatrix} m_1^1 & m_2^1 & m_3^1 \\ m_1^2 & m_2^2 & m_3^2 \\ m_1^3 & m_2^3 & m_3^3 \end{pmatrix}$$

Le produit d'un vecteur avec une indice en super scripte et un vecteur avec le même indice en sous-scripte signifie un produit scalaire. Ceci est fait par une sommation implicite des indices. (La Convention de Sommation d'Einstein).

Donc, le produit indique une annulation des souscriptes et superscriptes.

$$L_i P^i = l_1 p^1 + l_2 p^2 + l_3 p^3$$

Cette sommation est commutative

$$L_i P^i = P^i L_i$$

Pour le produit d'une matrice et un vecteur, ceci donne un nouveau vecteur.

$$P_j = M_i^j P^i$$

Ceci représente une transformation du repère "i" vers le repère "j".

L'équation d'une droite

Dans un plan Euclidien en \mathbb{R}^2 , en notation "classique", une droite est définie par une équation

$$a x + b y + c = 0.$$

On peut exprimer cette équation comme le produit de deux vecteurs :

$$L \cdot P = 0$$

$$\text{ou } L = (a \ b \ c) \quad \text{et} \quad P = \begin{pmatrix} x \\ y \\ 1 \end{pmatrix}$$

En notation tensorielle, cette équation est exprimée :

$$L_i P^i = 0 \quad \text{avec } i=1, 2, 3.$$

La sommation des indices est implicite.

Le produit Croisé

Une droite est définie par deux points. Un point est défini par le croisement de deux droites. Il y a une dualité parfaite entre les points et les droites.

En notation classique, $ax + by + c = 0$
 le manière de déterminer la droite pour deux points est :

où $a = (y_1 - y_2)$ $b = (x_2 - x_1)$

$$c = -(a x_1 + b y_1) = -x_1(y_1 - y_2) - y_1(x_2 - x_1)$$

$$= -x_1 y_1 + x_1 y_2 - y_1 x_2 + y_1 x_1$$

$$= x_1 y_2 - y_1 x_2$$

La droite est $x (y_2 - y_1) + y (x_1 - x_2) - x_1 y_2 + y_1 x_2 = 0$

Ceci peut être calculé par la déterminante, avec les variables libres dans le premier colonne :

$$\begin{vmatrix} x & x_1 & x_2 \\ y & y_1 & y_2 \\ 1 & 1 & 1 \end{vmatrix} = x(y_1 - y_2) + x_1(y_2 - y) + x_2(y - y_1) = 0$$

$$= x(y_1 - y_2) + y(x_2 - x_1) + x_1 y_2 - x_2 y_1 = 0$$

Il s'agit d'une méthode générale de déterminer les paramètres d'une équation linéaire à partir des contraintes. Ca marche aussi pour trouver la point d'intersection de deux lignes.

On peut, également, écrire la déterminante comme un produit croisé.

$$L^T = \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = P_1 \times P_2 = \begin{pmatrix} 0 & -1 & y_1 & x_2 \\ 1 & 0 & -x_1 & y_2 \\ -y_1 & x_1 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 - y_2 \\ x_2 - x_1 \\ x_1 y_2 - x_2 y_1 \end{pmatrix}$$

En notation tensorielle, le déterminant est fait par l'opérateur tensorielle E_{ijk} et E^{ijk} . Cette opérateur signifie une evaluation des indices pour une déterminant.

Exemple La droite L_i est défini par les points P_j et Q^k :

$L_i = E_{ijk} P_j Q^k$

Pour

$$P_j = \begin{pmatrix} p^1 \\ p^2 \\ p^3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} p^1/p^3 \\ p^2/p^3 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \text{et} \quad Q^j = \begin{pmatrix} q^1 \\ q^2 \\ q^3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} q^1/q^3 \\ q^2/q^3 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$i = 1, \text{ijk-ikj} = 123-132 : l_1 = p^2 q^3 - p^3 q^2$$

$$i = 2, \text{ijk-ikj} = 231-213 : l_2 = p^3 q^1 - p^1 q^3$$

$$i = 3, \text{ijk-ikj} = 312-321 : l_3 = p^1 q^2 - p^2 q^1$$

et si $p^3 = 1$ et $q^3 = 1$ alors nous retrouvons notre forme :

$$P_j = \begin{pmatrix} p^1 \\ p^2 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \text{et} \quad Q_j = \begin{pmatrix} q^1 \\ q^2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$i = 1, \text{ijk-ikj} = 123-132 : l_1 = p^2 q^3 - p^3 q^2 = p^2 - q^2$$

$$i = 2, \text{ijk-ikj} = 231-213 : l_2 = p^3 q^1 - p^1 q^3 = p^1 - q^1$$

$$i = 3, \text{ijk-ikj} = 312-321 : l_3 = p^1 q^2 - p^2 q^1$$

Intersection de deux droites

Pour le calcul d'un point d'intersection de deux droites.

soit deux droites : $L: ax + by + c = 0$ et $M : dx + ey + f = 0$.

En notation classique : Soit $L = (a \ b \ c)$ et $M = (d \ e \ f)$

Le point d'intersection est $x = \frac{bf-ce}{ae-bd}$ $y = \frac{cd-af}{ae-bd}$

Pour le démontrer :

$$P = L \times M = \begin{pmatrix} 0 & -c & b & d \\ c & 0 & -a & e \\ -b & a & 0 & f \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} bf-ce \\ cd-af \\ ae-bd \end{pmatrix} = \frac{\begin{pmatrix} bf-ce \\ cd-af \\ ae-bd \end{pmatrix}}{1}$$

Un point est l'intersection d'une infinité de droites. Soit deux droites
Soit deux droites (a, b, c) et (d, e, f) . soit une droite "libre" $u \cdot x + v \cdot y + w = 0$.

$$\begin{vmatrix} u & v & w \\ a & b & c \\ d & e & f \end{vmatrix} = u(bf-ce) + v(cd-af) + w(ae-bd) = 0$$

ou bien $u \cdot \frac{bf-ce}{ae-bd} + v \cdot \frac{cd-af}{ae-bd} + w = 0 = u \cdot x + v \cdot y + w$

donc $x = \frac{bf-ce}{ae-bd}$ et $y = \frac{cd-af}{ae-bd}$ et $1=1$.

En notation Tensorielle, nous avons l'opérateur tensorielle E^{ijk}

On a $P^i = E^{ijk} L_j M_k$

Pour

$$L_j = \begin{pmatrix} l^1 \\ l^2 \\ l^3 \end{pmatrix} = \text{et } M^k = \begin{pmatrix} m^1 \\ m^2 \\ m^3 \end{pmatrix}$$

$$i = 1, \quad ijk-ikj = 123-132 : \quad p^1 = l^2 m^3 - l^3 m^2$$

$$i = 2, \quad ijk-ikj = 231-213 : \quad p^2 = l^3 m^1 - l^1 m^3$$

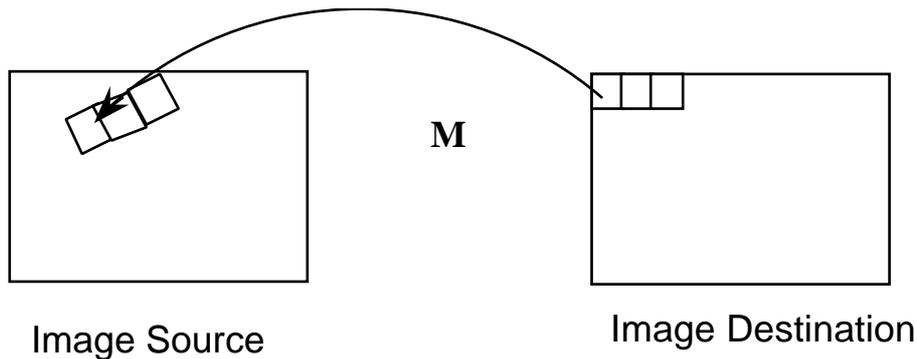
$$i = 3, \quad ijk-ikj = 312-321 : \quad p^3 = l^1 m^2 - l^2 m^1$$

Transformations en Coordonnées Homogènes.

Les coordonnées homogènes fournissent une notation uniforme pour les transformations.

Par exemple, les transformations dans un plan sont décrites par une matrice homogène 3 x 3.

Transformations d'images



Pour chaque pixel de l'image de destination (x_d, y_d) , on calcule une position (x_s, y_s) dans l'image de la source.

$$P^s = M_d^s P^d$$

$$\text{ou} \quad \begin{array}{l} p^1 \\ p^2 \\ p^3 \end{array} = \begin{array}{ccc} m_1^1 & m_2^1 & m_3^1 \\ m_1^2 & m_2^2 & m_3^2 \\ m_1^3 & m_2^3 & m_3^3 \end{array} \begin{array}{l} x_d \\ y_d \\ 1 \end{array}$$

$$x_s = \frac{p^1}{p^3} \quad y_s = \frac{p^2}{p^3}$$

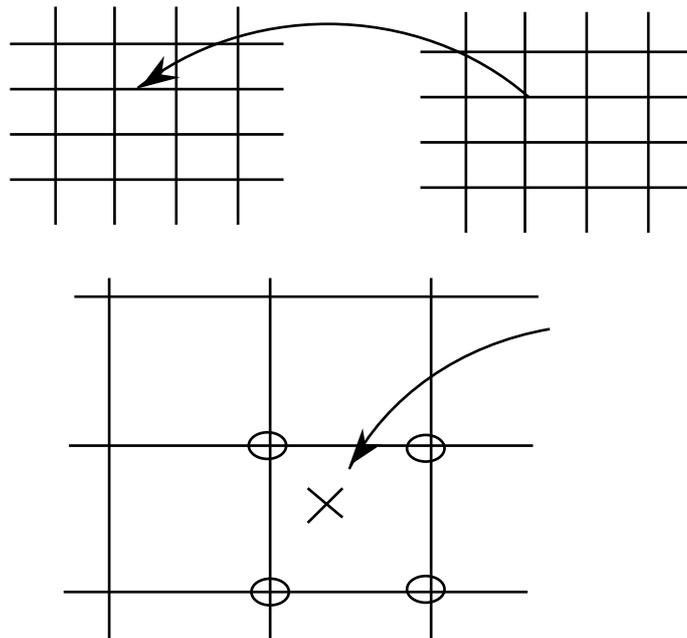
$$\text{ou} \quad \begin{array}{l} x_s \\ y_s \\ 1 \end{array} = \begin{array}{l} p^1/p^3 \\ p^2/p^3 \\ 1 \end{array}$$

Ensuite la nouvelle valeur de pixel destination, P^2 , est calculé en fonction du voisinage de la position source.

MAIS, $P^s = \begin{array}{l} x_s \\ y_s \\ 1 \end{array}$ n'est pas des entier!

Quelle valeur faut-il prendre pour les pixels?

Pour chaque pixel du destination, (x_d, y_d) on calcul le position du source, (x_s, y_s) .
 Ensuite, on détermine une valeur par interpolation avec les pixels voisins.

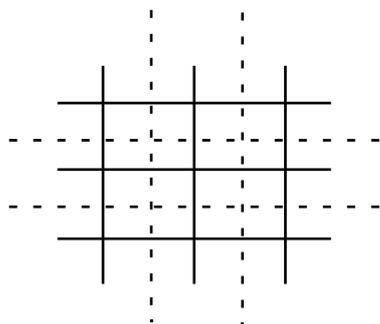


Il existe plusieurs fonctions d'interpolation.

- Ordre zéro : Plus proche voisin.
- Ordre unité : interpolation linéaire et "bi-linéaire"
- Ordre trois : Spline cubic.

Interpolation d'ordre zéro

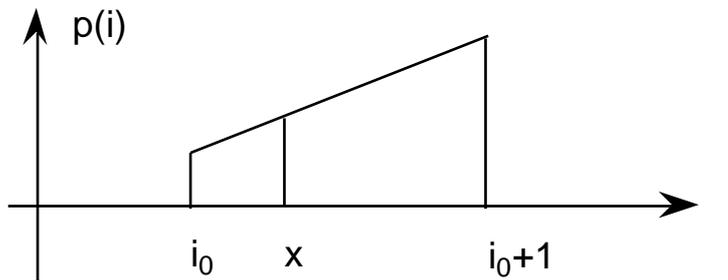
Pour les images Binaire, on peut faire que l'ordre zéro.
 La valeur de $p(i_2, j_2)$ déterminer par arrondis de $p(i_1, j_1)$.



Surface de Décision - - - - -

Interpolation Linéaire

Interpolation Linéaire en 1-D. soit $i_0 \leq x \leq i_0+1$



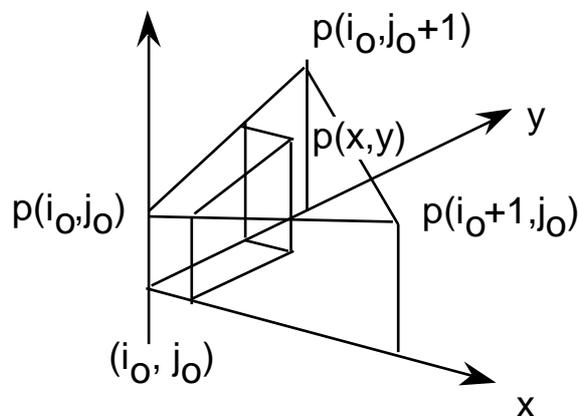
A partir de l'origine : $p(x) = p(0) + m_x x$

A partir de deux points i_0 et i_0+1 :

pende : $m_x = \frac{P}{x} = \frac{p(i_0+1) - p(i_0)}{i_0+1 - i_0}$

$$p(x) = (x - i_0) m_x + p(i_0)$$

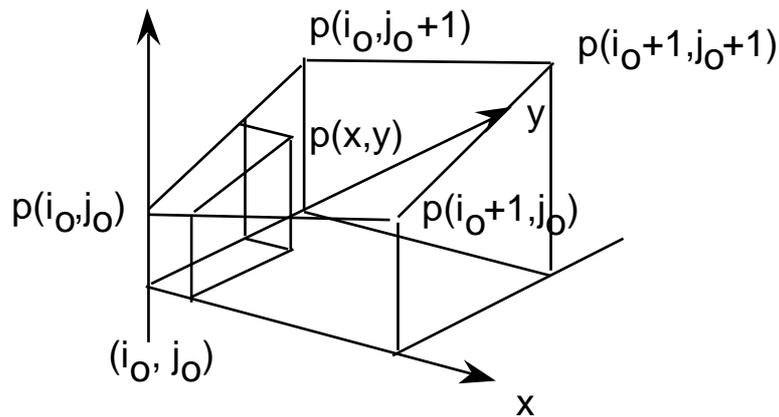
Interpolation Linéaire en 2D



$$m_x = \frac{P}{x} = \frac{p(i_0+1, j_0) - p(i_0, j_0)}{i_0+1 - i_0}$$

$$m_y = \frac{P}{y} = \frac{p(i_0, j_0+1) - p(i_0, j_0)}{j_0+1 - j_0}$$

donc $p(x, y) = m_x \cdot (x - i_0) + m_y \cdot (y - j_0) + p(i_0, j_0)$

Interpolation Bi-linéaire

Forme Bilinéaire : Hyperbolic Paraboloïde

$$p(x, y) = a x + b y + c x y + d.$$

Une interpolation linéaire en "y" de deux interpolations linéaire en "x".

Dérivation :

$$\begin{aligned} p(x, 0) &= p(0, 0) + x \cdot (p(1, 0) - p(0, 0)) \\ p(x, 1) &= p(0, 1) + x \cdot (p(1, 1) - p(0, 1)) \\ p(x, y) &= p(x, 0) + y \cdot (p(x, 1) - p(x, 0)) \\ &= p(0, 0) + x \cdot (p(1, 0) - p(0, 0)) \\ &\quad + y \cdot (p(0, 1) + x \cdot (p(1, 1) - p(0, 1))) \\ &\quad - y \cdot (p(0, 0) + x \cdot (p(1, 0) - p(0, 0))) \\ &= p(0, 0) + x \cdot (p(1, 0) - p(0, 0)) + y \cdot (p(0, 1) - p(0, 0)) \\ &\quad + x \cdot y \cdot (p(1, 1) - p(0, 1) - p(1, 0) + p(0, 0)) \end{aligned}$$

Pour le point i_0, j_0 , remplace : 0 $i_0, 1$ i_0, x $(x - i_0), y$ $(y - i_0)$

$$\begin{aligned} a \quad m_x &= \frac{P}{x} = p(i_0+1, j_0) - p(i_0, j_0) \\ b \quad m_y &= \frac{P}{y} = p(i_0, j_0+1) - p(i_0, j_0) \\ c \quad m_{xy} &= p(i_0+1, j_0) + p(i_0, j_0+1) - p(i_0, j_0) - p(i_0+1, j_0+1) \\ d &= p(i_0, j_0) \end{aligned}$$

$$p(x, y) = a \cdot (x - i_0) + b \cdot (y - j_0) + c \cdot (x - i_0) \cdot (y - j_0) + p(i_0, j_0)$$

Translation en Coordonnées Homogènes.

$$\begin{aligned} x_2 &= x_1 + t_x, \\ y_2 &= y_1 + t_y \end{aligned}$$

$$\begin{matrix} x_2 & & 0 & 0 & t_x & x_1 \\ y_2 & = & 0 & 0 & t_y & y_1 \\ 1 & & 0 & 0 & 1 & 1 \end{matrix}$$

En notation tensorielle :

$$P^B = T_A^B P^A \quad \text{pour } A, B = 1, 2, 3.$$

Donc T_A^B est une transformation du repère A vers le repère B.

Les indices permet de noter les repères.

Rotation

(Repère main droite, rotation sens trigonométrique)

$$\begin{aligned} x_2 &= \text{Cos}(\) x_1 + \text{Sin}(\) y_1, \\ y_2 &= \text{Sin}(\) x_1 - \text{Cos}(\) y_1 \end{aligned}$$

$$\begin{matrix} x_2 & & \text{Cos}(\) & \text{Sin}(\) & 0 & x_1 \\ y_2 & = & -\text{Sin}(\) & \text{Cos}(\) & 0 & y_1 \\ 1 & & 0 & 0 & 1 & 1 \end{matrix}$$

Quand le repère tourne dans le sens " ", le vecteur est tourner dans le sens –

Translation et Rotation en Coordonnées Homogènes.

$$\begin{aligned} x_2 &= \text{Cos}(\) x_1 + \text{Sin}(\) y_1 + t_x \\ x_2 &= \text{Sin}(\) x_1 - \text{Cos}(\) y_1 + t_y \end{aligned}$$

$$\begin{matrix} x_2 & & \text{Cos}(\) & \text{Sin}(\) & t_x & x_1 \\ y_2 & = & -\text{Sin}(\) & \text{Cos}(\) & t_y & y_1 \\ 1 & & 0 & 0 & 1 & 1 \end{matrix}$$

Ceci modélise la rotation, suivi de la translation.

En tensorielle, $P^B = R_A^B P^A$

Transformations d'échelle, rotation et translation

Une transformation de similitude d'une image est définie par une rotation, une translation, et un changement de taille des axes.

Soit un changement d'échelle s_x et s_y des axes x_1 et y_1 (repère source) suivi d'une rotation de l'angle θ dans le plan de l'image source, suivi d'une translation t_x, t_y s'exprime dans le repère de la destination.

Ces paramètres donnent une transformation $(s_x, s_y, \theta, t_x, t_y)$ de

- 1) Un changement d'échelle des axes, puis
- 2) Une rotation des axes, puis
- 3) Une translation.

$$\begin{array}{rcccl} x_2 & & s_x \cos(\theta) & s_y \sin(\theta) & t_x & x_1 \\ y_2 & = & -s_x \sin(\theta) & s_y \cos(\theta) & t_y & y_1 \\ 1 & & 0 & 0 & 1 & 1 \end{array}$$

ou bien

$$\begin{aligned} x_2 &= s_x \cos(\theta) x_1 + s_y \sin(\theta) y_1 + t_x, \\ y_2 &= s_y \sin(\theta) x_1 - s_x \cos(\theta) y_1 + t_y \end{aligned}$$

Homographie entre deux plans

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 à estimer 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"

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

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

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

Rectification de l'Image d'un plan.

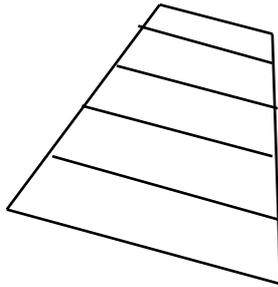
La projection d'un plan 2D dans un scène 3D vers le retine 2D d'un caméra est une homographie. Elle est bijective est facile a "corriger".

Ceci a des nombreuse applications. Par exemple, l'image d'un tableau blanc peut être "rectifié" par l'homographie inverse.

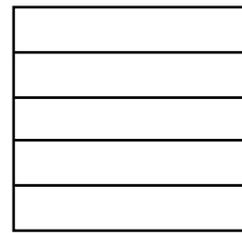
$$\mathbf{H}_D^S = (\mathbf{H}_S^D)^{-1}$$



Dans le scène



Dans l'image (source)

L'image Rectifié
(destination)

Pour chaque pixel de l'image destination, on calcul son position dans l'image source.

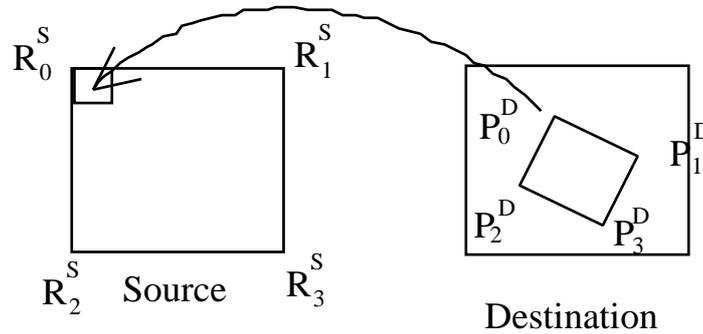
$$Q^S = \mathbf{H}_D^S P^D \quad \text{pour } S, D = 1, 2, 3.$$

Ensuite Pour chaque pixel P^D on détermine la valeur de la pixel au position

$$\begin{array}{r} x_s \\ y_s \\ 1 \end{array} = \begin{array}{r} q^1/q^3 \\ q^2/q^3 \\ 1 \end{array}$$

Estimation et Rectification par Homographie

La Homographie peut être déterminée par observation des 4 coins d'un carré.



Soit les quatre coins, $k=1, 2, 3, 4$ de l'image dans repere destination :

$$P_k^D = \begin{pmatrix} p_0^1 & p_1^1 & p_2^1 & p_3^1 \\ p_0^2 & p_1^2 & p_2^2 & p_3^2 \\ p_0^3 & p_1^3 & p_2^3 & p_3^3 \end{pmatrix}$$

On dit qu'ils correspondent aux sommets de l'image source

$$R_k^S = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

On note $R_k^S = H_D^S P_k^D$

Le 3×3 matrice inconnu, H_D^S a 9 coefficients.

Parce que H_D^S est en coordonnées homogènes, on peut fixer $H_3^S = 1$.

Il nous reste 8 coefficients à estimer.

Donc :

et
$$\begin{aligned} R_k^1 / R_k^3 &= H_D^1 P_k^D / H_D^3 P_k^D \\ R_k^2 / R_k^3 &= H_D^2 P_k^D / H_D^3 P_k^D \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} R_k^1 H_D^3 P_k^D &= R_k^3 H_D^1 P_k^D \\ R_k^2 H_D^3 P_k^D &= R_k^3 H_D^2 P_k^D \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} R_k^1 H_D^3 P_k^D - R_k^3 H_D^1 P_k^D &= 0 \\ R_k^2 H_D^3 P_k^D - R_k^3 H_D^2 P_k^D &= 0 \end{aligned}$$

Ceci donne deux équations ($S=1, 2$) pour chaque coin ($k=1,2,3,4$), donc 8 équations pour les 8 inconnues du H_D^S . L'équation pour $S=3$ n'est pas indépendante de $S=1$ et $S=2$.

Ensuite

Pour chaque pixel, P^D :

SetPixel (Destination, P^D)= BiLinear_Interpolate(Source, ($H_D^S P^D$));