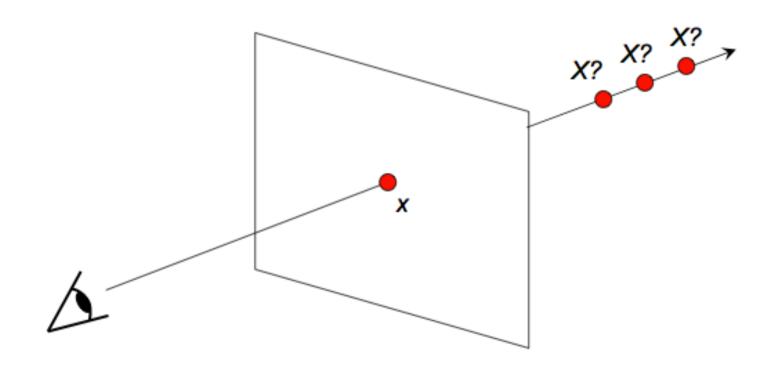
## Visão Computacional Aula 04

Calibração de Câmeras

## O problema?



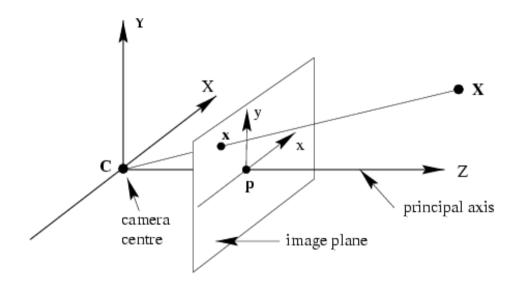
#### Parâmetros de câmera

- Reconstrução 3D ou cálculo da posição de objetos no espaço necessitam definir relações entre coordenadas de pontos 3D com as coordenadas 2D de imagens dos mesmos
- Alguns pressupostos devem ser assumidos:

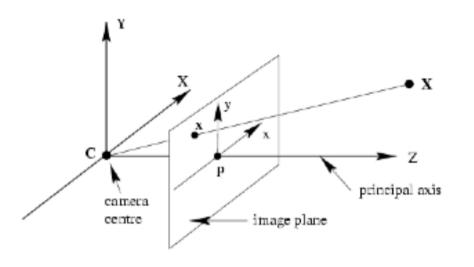
#### Pressupostos

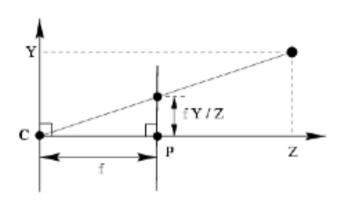
- Frame é o "Sistema de referência"
- O frame da câmera pode ser localizado em relação a algum outro frame bem conhecido (frame de mundo) referencial assumido.
- Coordenadas das imagens de pontos no frame de câmera podem ser obtidas das coordenadas de pixels (únicas disponíveis a partir da imagem), pelo menos *x* e *y*.

## Pressupostos



#### Modelo da Câmera Pinhole

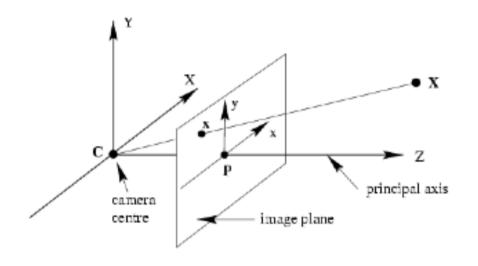


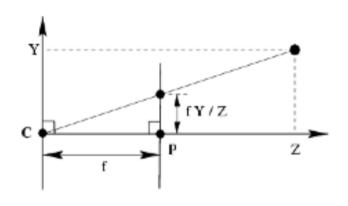


$$(X,Y,Z) \mapsto (fX/Z,fY/Z)$$

$$\begin{pmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} fX \\ fY \\ Z \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} f & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{pmatrix} \qquad \mathbf{x} = \mathbf{PX}$$

#### Modelo da Câmera Pinhole





$$\begin{pmatrix} fX \\ fY \\ Z \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} f & & & \\ & f & \\ & & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & & & 0 \\ & 1 & & 0 \\ & & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$x = PX$$
  $P = diag(f, f, 1)[I | 0]$ 

# Parâmetros intrínsecos e extrínsecos (internos e externos)

- Parâmetros intrínsecos são os necessários para ligar as coordenadas de pixel de um ponto na imagem com as respectivas coordenadas no frame de câmera.
- Parâmetros extrínsecos são os que definem a localização e orientação do frame de câmera com relação a um frame de mundo conhecido

#### Parâmetros intrínsecos

- Caracterizam as propriedades óticas, geométricas e digitais da câmera visualizadora. Para pinhole, 3 conjuntos:
  - projeção perspectiva (único parâmetro é f)
  - transformação entre frames de câmera e píxel
  - distorção geométrica introduzida pelo sistema ótico

## De câmera para pixels

- Devemos ligar  $(x_{im}, y_{im})$ , em pixels, com as coordenadas (x,y) do mesmo ponto no frame de câmera
- Neglicenciando distorções e assumindo que o CCD é uma matriz retangular:

$$x = -(x_{im}-o_x)s_x$$
  
$$y = -(y_{im}-o_y)s_y$$

sendo  $(o_x,o_y)$  as coordenadas em pixel do centro da imagem (ponto principal) e  $(s_x,s_y)$  o tamanho efetivo do pixel (em milímetros) horizontal e verticalmente.

### Com distorção

• Com introdução de distorção:

$$x = x_d(1 + k_1 r^2 + k_2 r^4)$$
  

$$y = y_d(1 + k_1 r^2 + k_2 r^4)$$

sendo  $(x_d,y_d)$  as coordenadas dos pontos distorcidos e  $r^2 = x_d^2 + y_d^2$ .

 Veja que a distorção é um deslocamento radial dos pontos na imagem. Deslocamento é zero no centro da imagem, crescendo para as bordas

#### Parâmetros intrínsecos - resumo

- f = distância focal
- $(o_x,o_y)$  = localização do centro da imagem, em coordenadas de pixel
- $(s_x, s_y)$  = tamanho efetivo horizontal e vertical do pixel
- $(k_1, k_2)$  = coeficientes de distorção, se forem requeridos

#### Parâmetros extrínsecos

- Frame de câmera permite escrever equações de projeção perspectiva de uma forma simples, mas o sistema de câmera é geralmente desconhecido
- Determinar a localização e orientação do frame de câmera em relação a algum frame de referência, usando apenas informação da imagem.

#### Parâmetros extrínsecos

• Qualquer conjunto de parâmetros que permitem identificar unicamente a transformação entre o frame desconhecido de câmera e um frame conhecido, normalmente denominado frame de mundo.

### Descrevendo a transformação

- Vetor 3D de translação, T, que descreve as posições relativas das origens dos dois frames
- Uma matriz 3x3, de rotação, R, a princípio ortogonal  $(R^tR=RR^t)$ , desejado ortonormal, que traz os eixos correspondentes dos dois frames um no outro
- Ortogonalidade reduz o número de graus de liberdade para 3

## Notação

• A relação entre as coordenadas de um ponto P em frame de mundo  $(P_w)$  e câmera  $(P_c)$  é dada por:

$$P_c = \mathbf{R}(P_w - \mathbf{T})$$

$$\mathbf{R} = \begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} \\ r_{21} & r_{22} & r_{23} \\ r_{31} & r_{32} & r_{33} \end{pmatrix} \qquad \mathbf{T} = \begin{pmatrix} t_1 \\ t_2 \\ t_3 \end{pmatrix}$$

#### Parâmetros extrínsecos - resumo

- T = vetor de translação
- **R** = matriz de rotação (ou os seus parâmetros livres)
- Especificam a transformação entre o frame de câmera e o frame de mundo

#### Melhorando o modelo de câmera

$$P_c = \mathbf{R}(P_w - \mathbf{T})$$

$$x = -(x_{im} - o_x)s_x$$

$$y = -(y_{im} - o_y)s_y$$

$$x = f(X/Z)$$

$$y = f(Y/Z)$$

$$-(x_{im}-o_x)s_x = f[(\mathbf{R_1}^t(P_w-\mathbf{T}))/(\mathbf{R_3}^t(P_w-\mathbf{T}))]$$
  
-(y<sub>im</sub>-o<sub>y</sub>)s<sub>y</sub> = f[(\mathbf{R\_2}^t(P\_w-\mathbf{T}))/(\mathbf{R\_3}^t(P\_w-\mathbf{T}))]

•  $R_i$ , i=1,2,3 é um vetor 3D formado pela i-ésima coluna da matriz R. Relaciona coordenadas de mundo às de imagem, usando parâmetros intrínsecos e extrínsecos

#### Reescrevendo como multiplicação de matrizes

• Sejam as matrizes:
$$M_{int} = \begin{pmatrix} -f/s_x & o & o_x \\ o & -f/s_y & o_y \\ o & o & 1 \end{pmatrix}$$

$$M_{ext} = \begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} & -R_1^t T \\ r_{21} & r_{22} & r_{23} & -R_2^t T \\ r_{31} & r_{32} & r_{33} & -R_3^t T \end{pmatrix}$$

## Equação matricial

- $M_{int}$  depende apenas dos parâmetros internos e  $M_{ext}$  apenas dos externos.
- Negligenciando distorção radial e expressando  $P_w$  em coordenadas homogêneas:

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = M_{int} M_{ext} \begin{pmatrix} X_w \\ Y_w \\ Z_w \\ 1 \end{pmatrix}$$

•  $x_1/x_3$  e  $x_2/x_3$  são as coord. de imagem  $x_{im}$  e  $y_{im}$ 

## Modelo de câmera perspectiva

• Assumindo, por simplicidade, que  $o_x = o_y$  e  $s_x = s_y$ , M pode ser re-escrita como:

$$M = \begin{pmatrix} -fr_{11} & -fr_{12} & -fr_{13} & f\mathbf{R_1}^t\mathbf{T} \\ -fr_{21} & -fr_{22} & -fr_{23} & f\mathbf{R_2}^t\mathbf{T} \\ r_{31} & r_{32} & r_{33} & \mathbf{R_3}^t\mathbf{T} \end{pmatrix}$$

#### Modelo com perspectiva fraca

• A imagem  $\boldsymbol{p}$  de um ponto  $\boldsymbol{P}$  é dada por:

$$p = M \begin{vmatrix} X_w \\ Y_w \\ Z_w \\ 1 \end{vmatrix} = \begin{bmatrix} fR_1^t(T-P) \\ fR_2^t(T-P) \\ R_3^t(P-T) \end{bmatrix}$$

• Mas  $R_3^t(P-T)$  é a distância de P ao centro de projeção ao longo do eixo ótico.

#### Modelo com perspectiva fraca

• Então, a equação que aproxima a perspectiva fraca pode ser escrita como:

$$\left[ \left[ R_3^{\ t}(P_i - P') \right] / \left[ R_3^{\ t}(P' - T) \right] \right] < 1$$

• onde  $P_i$  (i=1,2) são pontos no espaço e P ´ é o centróide deles

#### Modelo com perspectiva fraca

• Pode-se re-escrever a equação anterior:

$$p_i \approx \begin{cases} fR_1^t(T-P_i) \\ fR_2^t(T-P_i) \\ R_3^t(P'-T) \end{cases}$$

A matriz de projeção se torna:

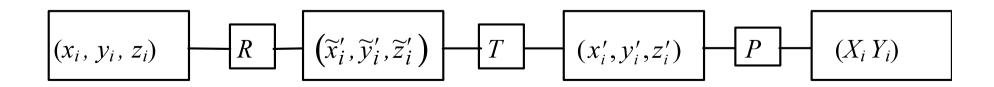
$$M_{wp} = \begin{bmatrix} -fr_{11} & -fr_{12} & -fr_{13} & fR_{1}^{t}T \\ -fr_{21} & -fr_{22} & -fr_{23} & fR_{2}^{t}T \\ 0 & 0 & 0 & R_{3}^{t}(P'-T) \end{bmatrix}$$

## O problema de calibração

- Estabelecer equações lineares no parâmetro posição de um objeto (coordenadas de mundo) que deve ser determinado numa dada cena
- Coeficientes das equações são funções específicas da posição (conhecida) da projeção do objeto no plano imagem, da geometria da câmera (intrínsecos) e de sua ótica

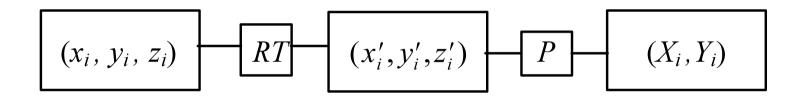
#### Equacionando o problema de calibração

- Encontrar os parâmetros anteriores significa encontrar os coeficientes de equações lineares, dadas certas posições de objetos na cena em coordenadas de mundo e suas respectivas posições na imagem.
- Transformação de corpo rígido (translação mais rotação e projeção):



#### Equacionando o problema de calibração

Ou ainda, entendendo que a translação T e a rotação
 R podem ser juntadas numa única matriz:



• A partir dos parâmetros das transformações, pode-se determinar todos os parâmetros intrínsecos e extrínsecos, bem como o inverso também vale. Ou apenas um deles!

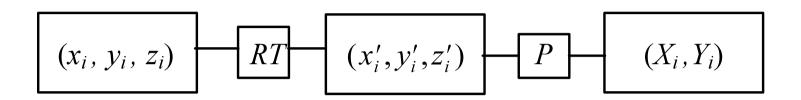
#### Resolvendo o problema

- Determinar um certo número de pontos na cena de coordenadas conhecidas
- Determinar suas projeções nas imagens (coordenadas de imagens conhecidas)
- Resolver as equações, encontrando os parâmetros procurados, geralmente usando mínimos quadrados ou outro método de otimização

## Importância

- Reconhecimento e reconstrução 3D com conhecimento da geometria real do objeto pode ser muito mais eficiente
- Permite localização absoluta de sistemas em relação a um frame de mundo, somente a partir de imagens de objetos na cena

### Uma forma simples de entender



- Seja  $(x_i, y_i, z_i)$  a posição inicial de um ponto  $p_i$  numa cena em coordenadas de mundo.
- Após aplicar uma rotação R e uma translação T no ponto para referenciá-lo ao sistema de coordenadas da câmera temos a posição dada em coordenadas de câmera por  $(x'_i, y'_i, z'_i)$ .

### Uma forma simples de entender

- É feita então uma projeção do ponto no plano imagem, resultando nas coordenadas de imagem  $(X_i, Y_i)$ .
- O conjunto de equações a seguir representa as transformações, sendo que em (1) considera-se a rotação e translação como uma transformação homogênea e em (2) elas são separadas.

### Derivando as equações

$$(x_i', y_i', z_i', 1) = \begin{bmatrix} R_{11} & R_{12} & R_{13} & D_1 \\ R_{21} & R_{22} & R_{23} & D_2 \\ R_{31} & R_{32} & R_{33} & D_3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_i \\ y_i \\ z_i \\ 1 \end{bmatrix}$$
 (1)

$$(x_i', y_i', z_i') = \begin{bmatrix} R_{11} & R_{12} & R_{13} \\ R_{21} & R_{22} & R_{23} \\ R_{31} & R_{32} & R_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_i \\ y_i \\ z_i \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} D_1 \\ D_2 \\ D_3 \end{bmatrix}$$
(2)

#### Derivando as equações

$$(X_i, Y_i) = \left(f \frac{x_i'}{z_i'}, f \frac{y_i'}{z_i'}\right) \Longrightarrow$$

$$X_i = f \frac{R_{11}x_i + R_{12}y_i + R_{13}z_i + D_1}{R_{31}x_i + R_{32}y_i + R_{33}z_i + D_3}$$

$$Y_i = f \frac{R_{21}x_i + R_{22}y_i + R_{23}z_i + D_2}{R_{31}x_i + R_{32}y_i + R_{33}z_i + D_3}$$

12 parâmetros

## Impondo restrições

• A matriz *R* representa uma transformação de rotação e isto permite estabelecer a restrição de que sua inversa seja igual a sua transposta ou (ortonormalidade).

$$R^{t} = R^{-1}$$

$$R_{11}^{2} + R_{12}^{2} + R_{13}^{2} = 1$$

$$R_{11}R_{21} + R_{12}R_{22} + R_{13}R_{23} = 0$$

$$R_{21}^{2} + R_{22}^{2} + R_{23}^{2} = 1$$

$$e R_{11}R_{31} + R_{12}R_{32} + R_{13}R_{33} = 0$$

$$R_{31}^{2} + R_{32}^{2} + R_{33}^{2} = 1$$

$$R_{21}R_{31} + R_{22}R_{32} + R_{23}R_{33} = 0$$

### Restrições de ortonormalidade

$$R_{11}^{2} + R_{21}^{2} + R_{31}^{2} = 1$$

$$R_{11}R_{12} + R_{21}R_{22} + R_{31}R_{32} = 0$$

$$R_{12}^{2} + R_{22}^{2} + R_{32}^{2} = 1$$

$$R_{11}R_{13} + R_{21}R_{23} + R_{31}R_{33} = 0$$

$$R_{13}^{2} + R_{23}^{2} + R_{33}^{2} = 1$$

$$R_{12}R_{13} + R_{22}R_{23} + R_{32}R_{33} = 0$$

#### Ou ainda:

Duas linhas são vetores unitários, ortogonais uma à outra, enquanto que a restante é o produto cruzado destas duas (válido também para as colunas).

## Próxima aula...

• Métodos de Calibração (Cont.)