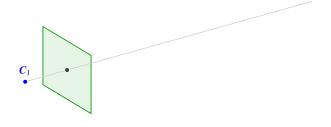
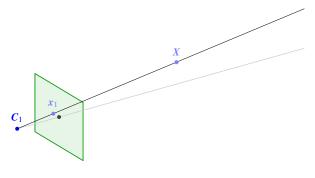
Araguás, Gastón Redolfi, Javier

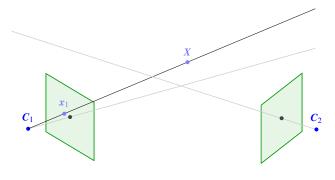
2 de mayo de 2018



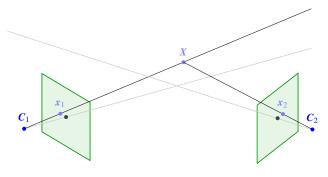
$$P_1 = K_1[I|\mathbf{0}]$$



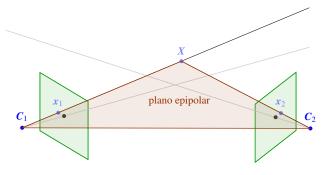
$$P_1 = K_1[I|\mathbf{0}]$$
$$\mathbf{x}_1 = P_1 \mathbf{X}$$



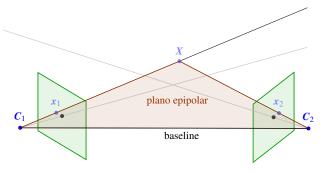
$$P_1 = K_1[I|\mathbf{0}]$$
 $P_2 = K_2[R|t]$ $x_1 = P_1X$



$$P_1 = K_1[I|\mathbf{0}]$$
 $P_2 = K_2[R|t]$ $x_1 = P_1X$ $x_2 = P_2X$

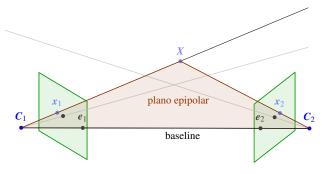


El punto \boldsymbol{X} y los centros de las cámaras forman un plano, llamado plano epipolar

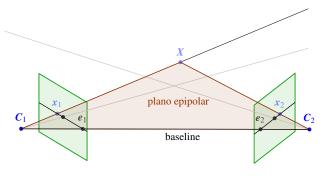


El punto \boldsymbol{X} y los centros de las cámaras forman un plano, llamado plano epipolar

La línea que une los centros de las cámaras se llama línea base o baseline

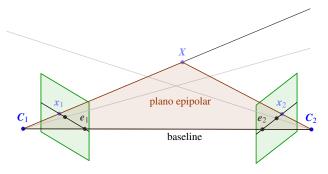


Los puntos de intersección de la línea base con los panos de imagen se llaman epípolos



Los puntos de intersección de la línea base con los panos de imagen se llaman epípolos

La línea que une los epípolos con los puntos proyectados x_1 y x_2 se llaman líneas epipolares



De que sirven conocer las lineas epipolares y los epipolos? Vamos a GeoGebra¹...

¹http://www.geogebra.org

• La geometría epipolar es la geometría proyectiva entre dos vistas

- La geometría epipolar es la geometría proyectiva entre dos vistas
- Es independiente de las escena, depende sólo de las cámaras

- La geometría epipolar es la geometría proyectiva entre dos vistas
- Es independiente de las escena, depende sólo de las cámaras
- Algebraicamente se define como

$$\mathbf{x}_2^T F \mathbf{x}_1 = 0 \qquad \Rightarrow \qquad \mathbf{x}_1^T F^T \mathbf{x}_2 = 0$$

donde F es una matriz 3×3 llamada matriz fundamental

- La geometría epipolar es la geometría proyectiva entre dos vistas
- Es independiente de las escena, depende sólo de las cámaras
- Algebraicamente se define como

$$\mathbf{x}_2^T F \mathbf{x}_1 = 0 \qquad \Rightarrow \qquad \mathbf{x}_1^T F^T \mathbf{x}_2 = 0$$

donde F es una matriz 3×3 llamada matriz fundamental

• A partir de la proyección

$$x_1 = K_1[I|\mathbf{0}]X$$
$$x_2 = K_2[R|t]X$$

- La geometría epipolar es la geometría proyectiva entre dos vistas
- Es independiente de las escena, depende sólo de las cámaras
- Algebraicamente se define como

$$\mathbf{x}_2^T F \mathbf{x}_1 = 0 \qquad \Rightarrow \qquad \mathbf{x}_1^T F^T \mathbf{x}_2 = 0$$

donde F es una matriz 3×3 llamada matriz fundamental

A partir de la proyección

$$x_1 = K_1[I|\mathbf{0}]X$$
$$x_2 = K_2[R|t]X$$

operando se llega a

$$F = K_2^{-T}[\mathbf{t}]_x R K_1^{-1}$$

con $[t]_x$ una matriz antisimétrica

$$[t]_x = \begin{bmatrix} 0 & -t_3 & t_2 \\ t_3 & 0 & -t_1 \\ -t_2 & t_1 & 0 \end{bmatrix}$$

Línea epipolar

Como x_2 se mapea en su línea epipolar l_2 se tiene que $l_2 = Fx_1$, ya que $x_2^T Fx_1 = x_2^T l_2 = 0$

igualmente, de $\mathbf{x}_1^T F^T \mathbf{x}_2 = 0$ se tiene $\mathbf{l}_1 = F^T \mathbf{x}_2$

Línea epipolar

Como x_2 se mapea en su línea epipolar l_2 se tiene que $l_2 = Fx_1$, ya que $x_2^T F x_1 = x_2^T l_2 = 0$

igualmente, de $\mathbf{x}_1^T F^T \mathbf{x}_2 = 0$ se tiene $\mathbf{l}_1 = F^T \mathbf{x}_2$

Epípolos

Los epípolos pertenecen a todas las líneas epipolares, entonces para toda línea epipolar $\mathbf{l}_1 = \mathbf{F}^T \mathbf{x}_2$ $\mathbf{e}_1^T \mathbf{F}^T \mathbf{x}_2 = 0 \qquad \Rightarrow \qquad \mathbf{e}_1^T \mathbf{F}^T = \mathbf{F} \mathbf{e}_1 = 0$

$$e_1^T F^T x_2 = 0 \qquad \Rightarrow \qquad e_1^T F^T = F e_1 = 0$$

Línea epipolar

Como x_2 se mapea en su línea epipolar l_2 se tiene que $l_2 = Fx_1$, ya que $x_2^T F x_1 = x_2^T l_2 = 0$

igualmente, de $\mathbf{x}_1^T F^T \mathbf{x}_2 = 0$ se tiene $\mathbf{l}_1 = F^T \mathbf{x}_2$

Epípolos

Los epípolos pertenecen a todas las líneas epipolares, entonces para toda línea epipolar $l_1 = F^T x_2$

$$e_1^T F^T \mathbf{x}_2 = 0 \qquad \Rightarrow \qquad e_1^T F^T = F \mathbf{e}_1 = 0$$

identicamente

$$e_2^T F \mathbf{x}_1 = 0 \qquad \Rightarrow \qquad e_2^T F = F^T e_2 = 0$$

Matriz esencial E

Si se conoce K_1 y K_2 se puede normalizar

$$K_1^{-1}x_1 = K_1^{-1}P_1X$$
 \Rightarrow $\hat{x}_1 = [I|\mathbf{0}]X$
 $K_2^{-1}x_2 = K_2^{-1}P_2X$ \Rightarrow $\hat{x}_2 = [R|t]X$

 $K^{-1}P$ se llama cámara normalizada y el sistema se dice calibrado.

Matriz esencial E

Si se conoce K_1 y K_2 se puede normalizar

$$K_1^{-1}x_1 = K_1^{-1}P_1X$$
 \Rightarrow $\hat{x}_1 = [I|\mathbf{0}]X$
 $K_2^{-1}x_2 = K_2^{-1}P_2X$ \Rightarrow $\hat{x}_2 = [R|t]X$

 $K^{-1}P$ se llama cámara normalizada y el sistema se dice calibrado.

La matriz fundamental de un sistema calibrado se llama matriz esencial E.

$$\hat{\boldsymbol{x}}_2^T E \hat{\boldsymbol{x}}_1 = 0$$

$$\operatorname{con} E = K_2^T F K_1 = [t]_x R.$$

Cálculo de F

Desarrollando
$$\mathbf{x}_2^T F \mathbf{x}_1 = 0 \cos \mathbf{x}_1 = [x_1, y_1, 1]^T \mathbf{y} \mathbf{x}_2 = [x_2, y_2, 1]^T$$

 $x_2 x_1 f_{11} + x_2 y_1 f_{12} + x_2 f_{13} + y_2 x_1 f_{21} +$
 $+ y_2 y_1 f_{22} + y_2 f_{23} + x_1 f_{31} + y_1 f_{32} + f_{33} = 0$

Cálculo de F

Desarrollando
$$\mathbf{x}_{2}^{T}F\mathbf{x}_{1} = 0 \text{ con } \mathbf{x}_{1} = [x_{1}, y_{1}, 1]^{T} \text{ y } \mathbf{x}_{2} = [x_{2}, y_{2}, 1]^{T}$$

 $x_{2}x_{1}f_{11} + x_{2}y_{1}f_{12} + x_{2}f_{13} + y_{2}x_{1}f_{21} +$
 $+y_{2}y_{1}f_{22} + y_{2}f_{23} + x_{1}f_{31} + y_{1}f_{32} + f_{33} = 0$

 ${\cal F}$ puede hallarse hasta un factor de escala, por lo que se necesitan 8 puntos correspondientes

$$Af = 0$$

Cálculo de F

Desarrollando
$$\mathbf{x}_{2}^{T}F\mathbf{x}_{1} = 0 \operatorname{con} \mathbf{x}_{1} = [x_{1}, y_{1}, 1]^{T} \mathbf{y} \mathbf{x}_{2} = [x_{2}, y_{2}, 1]^{T}$$

 $x_{2}x_{1}f_{11} + x_{2}y_{1}f_{12} + x_{2}f_{13} + y_{2}x_{1}f_{21} +$
 $+y_{2}y_{1}f_{22} + y_{2}f_{23} + x_{1}f_{31} + y_{1}f_{32} + f_{33} = 0$

 ${\cal F}$ puede hallarse hasta un factor de escala, por lo que se necesitan 8 puntos correspondientes

$$Af = 0$$

Con n > 8 el sistema queda sobredeterminado, puede resolverse usando SVD para minimizar ||Af|| sujeto a ||f|| = 1

La fundamental más cercana

 ${\cal F}$ debe ser singular, de rango 2. Se puede forzar usando SVD para hacer cero el último valor singular

$$F = UDV^{T} = U \operatorname{diag}(r, s, t)V^{T}; \qquad r \ge s \ge t$$
$$F' = U \operatorname{diag}(r, s, 0)V^{T}$$

donde F' es la matriz singular más cercana a F en términos de la norma de Frobenius

$$\min ||F - F'||_F$$

El algorítmo se conoce como algorítmo de los ocho puntos.

La fundamental más cercana

F debe ser singular, de rango 2. Se puede forzar usando SVD para hacer cero el último valor singular

$$F = UDV^{T} = U\operatorname{diag}(r, s, t)V^{T}; \qquad r \ge s \ge t$$

$$F' = U\operatorname{diag}(r, s, 0)V^{T}$$

donde F' es la matriz singular más cercana a F en términos de la norma de Frobenius

$$\min ||F - F'||_F$$

El algorítmo se conoce como algorítmo de los ocho puntos.

• Requiere normalización.

La fundamental más cercana

F debe ser singular, de rango 2. Se puede forzar usando SVD para hacer cero el último valor singular

$$F = UDV^{T} = U\operatorname{diag}(r, s, t)V^{T}; \qquad r \ge s \ge t$$

$$F' = U\operatorname{diag}(r, s, 0)V^{T}$$

donde F' es la matriz singular más cercana a F en términos de la norma de Frobenius

$$\min ||F - F'||_F$$

El algorítmo se conoce como algorítmo de los ocho puntos.

- Requiere normalización.
- Los puntos $n \ge 8$ no deben ser coplanares.

Algorítmo de los ocho puntos

Normalización: $\bar{x}_i = Tx_i$ en ambas imágenes, tal que el centro de masa de los puntos sea (0,0) y la RMS de las distancias de los puntos al orígen sea $\sqrt{2}$

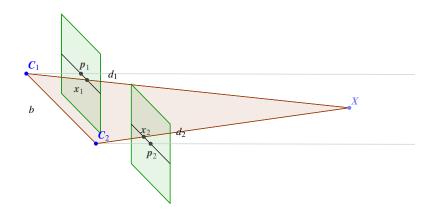
- Normalización: $\bar{x}_i = Tx_i$ en ambas imágenes, tal que el centro de masa de los puntos sea (0,0) y la RMS de las distancias de los puntos al orígen sea $\sqrt{2}$
- **②** Cómputo: Encontrar \bar{F}' tal que $\bar{\mathbf{x}}_2^T \bar{F}' \bar{\mathbf{x}}_1 = 0$ para todo \mathbf{x}_1 y \mathbf{x}_2

- Normalización: $\bar{x}_i = Tx_i$ en ambas imágenes, tal que el centro de masa de los puntos sea (0,0) y la RMS de las distancias de los puntos al orígen sea $\sqrt{2}$
- **②** Cómputo: Encontrar \bar{F}' tal que $\bar{\mathbf{x}}_2^T \bar{F}' \bar{\mathbf{x}}_1 = 0$ para todo \mathbf{x}_1 y \mathbf{x}_2
 - $ightharpoonup ar{F}$ es el vector singular correspondinte al menor valor singular de A

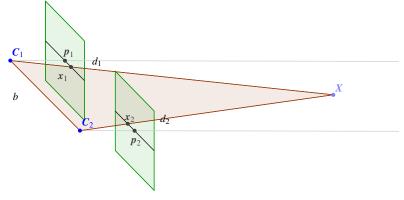
- Normalización: $\bar{x}_i = Tx_i$ en ambas imágenes, tal que el centro de masa de los puntos sea (0,0) y la RMS de las distancias de los puntos al orígen sea $\sqrt{2}$
- Of Computo: Encontrar \bar{F}' tal que $\bar{x}_2^T \bar{F}' \bar{x}_1 = 0$ para todo $x_1 y x_2$
 - ▶ \bar{F} es el vector singular correspondinte al menor valor singular de A ▶ $\bar{F}' = U \text{diag}(r, s, 0) V^T \text{ con } \bar{F} = U \text{diag}(r, s, t) V^T$

- Normalización: $\bar{x}_i = Tx_i$ en ambas imágenes, tal que el centro de masa de los puntos sea (0,0) y la RMS de las distancias de los puntos al orígen sea $\sqrt{2}$
- Of Computo: Encontrar \bar{F}' tal que $\bar{x}_2^T \bar{F}' \bar{x}_1 = 0$ para todo $x_1 y x_2$
 - ▶ \bar{F} es el vector singular correspondinte al menor valor singular de A ▶ $\bar{F}' = U \text{diag}(r, s, 0) V^T \text{ con } \bar{F} = U \text{diag}(r, s, t) V^T$
- Denormalización: $F = T_2^T \bar{F}' T_1$

Dos cámaras con su eje focal paralelo y sus planos de imagen coincidentes conforman un arreglo estéreo (stereo rig)

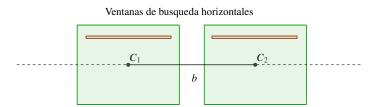


Dos cámaras con su eje focal paralelo y sus planos de imagen coincidentes conforman un arreglo estéreo (stereo rig)

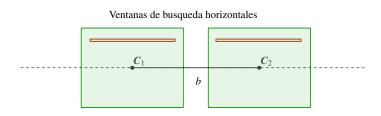


La profundidad es proporcional a d_1 y d_2 . GeoGebra!!

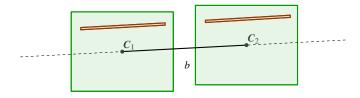
Las lineas epipolares pueden ser horizontales o inclinadas.



Las lineas epipolares pueden ser horizontales o inclinadas.

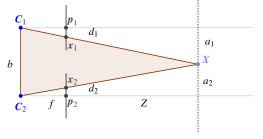


Ventanas de busqueda inclinadas

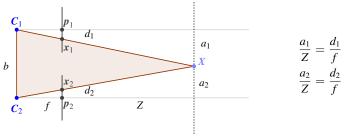


Después de calibrar (encontrar la transformación que warpea ambas imágenes al mismo plano y ambos centros a la misma distancia f)

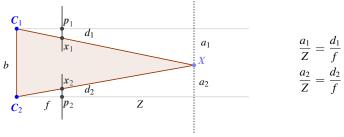
Después de calibrar (encontrar la transformación que warpea ambas imágenes al mismo plano y ambos centros a la misma distancia f)



Después de calibrar (encontrar la transformación que warpea ambas imágenes al mismo plano y ambos centros a la misma distancia f)



Después de calibrar (encontrar la transformación que warpea ambas imágenes al mismo plano y ambos centros a la misma distancia f)



$$b = a_1 + a_2 = Z\frac{d_1}{f} + Z\frac{d_2}{f} = \frac{Z}{f}(d_1 + d_2) \Rightarrow Z = \frac{fb}{d}$$

d se llama disparidad, y se representa como una imagen.

Mapa de disparidad



