



**Universidad  
de Valparaíso**  
CHILE

# **Transformaciones geométricas y registro**

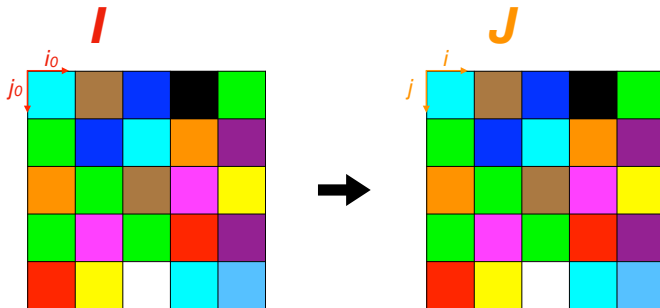
Unidad 3

BME423 · Procesamiento de imágenes médicas

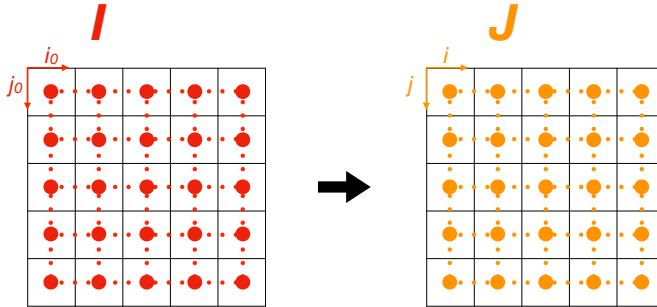
Alejandro Veloz

Ingeniería Biomédica

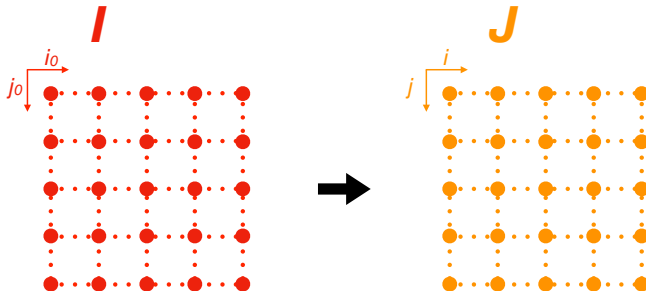
# Transformaciones geométricas



# Transformaciones geométricas



# Transformaciones geométricas

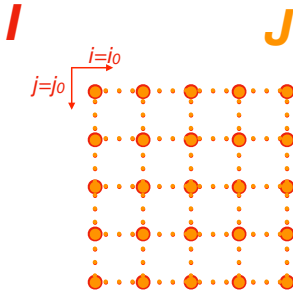


Transformación  
de coordenadas

$$i = f_i(i_0, j_0)$$

$$j = f_j(i_0, j_0)$$

# Transformaciones geométricas



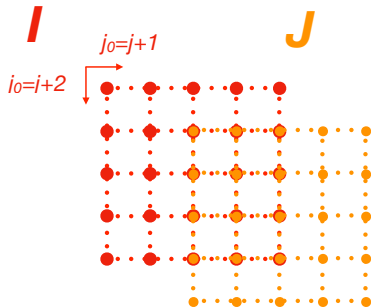
$$i = i_0$$

$$j = j_0$$

Transformación  
de coordenadas

(Ejemplo)

# Transformaciones geométricas



$$i = i_0 - 1$$

$$j = j_0 - 2$$

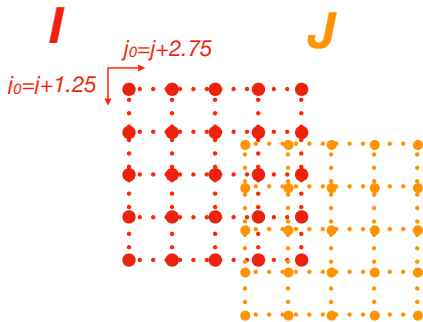
Transformación  
de coordenadas

(Ejemplo)

**Algorithm:**

- 1) For each  $(i, j)$  of  $J$  compute  $(i_0, j_0)$
- 2)  $J(i, j) = I(i_0, j_0)$

# Transformaciones geométricas



$$i = i_0 - 1.25$$

$$j = j_0 - 2.75$$

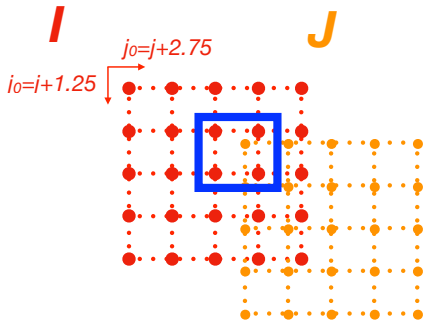
Transformación  
de coordenadas

(Ejemplo)

## Algorithm:

- 1) For each  $(i, j)$  of **J** compute  $(i_0, j_0)$
- 2)  $\mathbf{J}(i, j) = \text{Interpolation}[\mathbf{I}(i_0, j_0)]$

# Transformaciones geométricas



$$i = i_0 - 1.25$$

$$j = j_0 - 2.75$$

Transformación  
de coordenadas

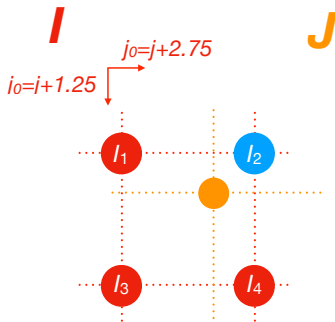
(Ejemplo)

**Algorithm:**

- 1) For each  $(i, j)$  of **J** compute  $(i_0, j_0)$
- 2) **J** $(i, j) = \text{Interpolation}[\text{I}(i_0, j_0)]$



# Transformaciones geométricas



Transformación  
de coordenadas

(Ejemplo)

$$i = i_0 - 1.25$$

$$j = j_0 - 2.75$$

**Algorithm:**

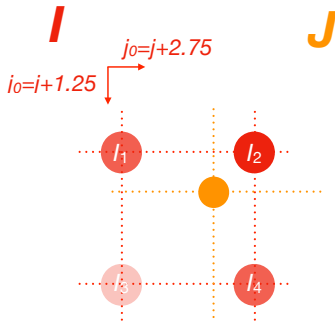
- 1) For each  $(i, j)$  of **J** compute  $(i_0, j_0)$
- 2)  $\mathbf{J}(i, j) = \text{Interpolation}[\mathbf{I}(i_0, j_0)]$



Nearest

$$\mathbf{J}(i, j) = \text{Interpolation}[\mathbf{I}(i_0, j_0)] = I_2$$

# Transformaciones geométricas



Transformación  
de coordenadas

(Ejemplo)

$$i = i_0 - 1.25$$

$$j = j_0 - 2.75$$

**Algorithm:**

- 1) For each  $(i, j)$  of **J** compute  $(i_0, j_0)$
- 2)  $\mathbf{J}(i, j) = \text{Interpolation}[\mathbf{I}(i_0, j_0)]$



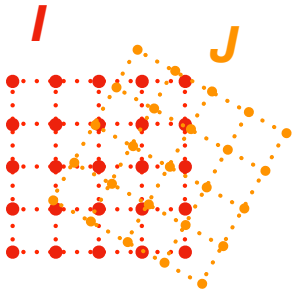
Bilinear interpolation

$$\mathbf{J}(i, j) = \text{Interpolation}[\mathbf{I}(i_0, j_0)]$$

$$\mathbf{J}(i, j) = aI_1 + bI_2 + cI_3 + dI_4$$

$$a+b+c+d = 1$$

# Transformaciones geométricas



## Algorithm:

- 1) For each  $(i, j)$  of  $J$  compute  $(i_0, j_0)$
- 2)  $J(i, j) = \text{Interpolation}[I(i_0, j_0)]$

$$\begin{aligned} i_0 &= i \cos \theta + j \sin \theta + a \\ j_0 &= -i \sin \theta + j \cos \theta + b \end{aligned}$$

Rotación

Traslación

Transformación  
de coordenadas

(Ejemplo)

# Transformaciones geométricas



## Algorithm:

- 1) For each  $(i, j)$  of  $J$  compute  $(i_0, j_0)$
- 2)  $J(i, j) = \text{Interpolation}[I(i_0, j_0)]$

$$\begin{aligned} i_0 &= i \, s \, \cos \theta + j \, s \, \sin \theta + a \\ j_0 &= -i \, s \, \sin \theta + j \, s \, \cos \theta + b \end{aligned}$$

Rotación

Traslación

Escalamiento

Transformación  
de coordenadas

(Ejemplo)

# Transformaciones geométricas

En forma matricial:

$$M = \left[ \begin{array}{ccc|c} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ b_{11} & b_{12} & b_{13} & b_{14} \\ c_{11} & c_{12} & c_{13} & c_{14} \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right]$$

# Transformaciones geométricas

$$\begin{bmatrix} x' \\ y' \\ z' \\ 1 \end{bmatrix} = M \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \\ 1 \end{bmatrix}$$

# Traslación

$$x' = x + t_x$$

$$y' = y + t_y$$

$$z' = z + t_z$$

En forma matricial:

$$\begin{bmatrix} x' \\ y' \\ z' \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & t_x \\ 0 & 1 & 0 & t_y \\ 0 & 0 & 1 & t_z \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x + t_x \\ y + t_y \\ z + t_z \\ 1 \end{bmatrix}$$

# Escalamiento

$$x' = s_x x$$

$$y' = s_y y$$

$$z' = s_z z$$

En forma matricial:

$$\begin{bmatrix} x' \\ y' \\ z' \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} s_x & 0 & 0 & 0 \\ 0 & s_y & 0 & 0 \\ 0 & 0 & s_z & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} s_x x \\ s_y y \\ s_z z \\ 1 \end{bmatrix}$$



# Matrices de rotación

$$R_x(\alpha) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \cos \alpha & -\sin \alpha & 0 \\ 0 & \sin \alpha & \cos \alpha & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad R_y(\beta) = \begin{bmatrix} \cos \beta & 0 & \sin \beta & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -\sin \beta & 0 & \cos \beta & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

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

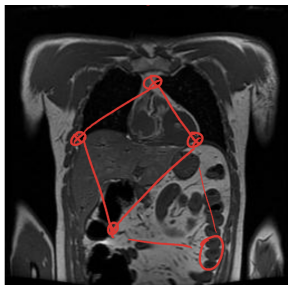
# Combinación de rotaciones

$$R_x(\alpha)R_y(\beta)R_z(\gamma)$$

$$= \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \cos \alpha & -\sin \alpha & 0 \\ 0 & \sin \alpha & \cos \alpha & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \cos \beta & 0 & \sin \beta & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -\sin \beta & 0 & \cos \beta & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \cos \gamma & -\sin \gamma & 0 & 0 \\ \sin \gamma & \cos \gamma & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

# Point-based registration

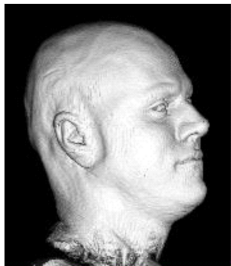
- Implica identificar puntos correspondientes en las dos imágenes para derivar una transformación que las alinee. Ej. CT-MRI



- Requiere conocimiento experto para identificar puntos y puede resultar en errores grandes si los puntos se marcan de manera inexacta o si hay una distancia significativa entre ellos.

# Surface-based registration

- Implica extraer iso-superficies de las imágenes y alinear estas superficies.



- Extraer automáticamente la misma superficie de ambas imágenes puede ser difícil, y el método puede no asegurar un buen ajuste lejos de la superficie.

# Intensity-based registration

- Esta categoría incluye varios métodos que utilizan valores de intensidad para medir la calidad de la alineación.

- Suma de Diferencias Absolutas (SAD)

$$\text{SAD}(f, g) = \sum_{m=1}^M \sum_{n=1}^N |f_{mn} - g_{mn}|$$

- Cross-correlation (CC)  $\text{CC}(f, g) = \frac{\sum_{m,n} f_{mn} g_{mn}}{\sqrt{\sum_{m,n} f_{mn}^2 \cdot \sum_{m,n} g_{mn}^2}}$

- Suma de Diferencias al Cuadrado (SSD)

$$d_{\text{SSD}}(f, g) = \sum_{m,n} (f_{mn} - g_{mn})^2$$

- Mutual information  $\text{MI}(f, g) = H(f) + H(g) - H(f, g)$ , donde

$H(f)$  and  $H(g)$  son las entropías marginales,

$H(f) = - \sum_i p(i) \log p(i)$ ,  $p(i)$  es la probabilidad del valor de intensidad  $i$ , y

$H(f, g) = - \sum_{i,j} p(i, j) \log p(i, j)$  es la entropía conjunta.

# El proceso de registro

**Modelo de Transformación:** Define cómo se transforma una imagen para alinearse con otra (por ejemplo, traslación, rotación).

**Función de Costo:** Cuantifica la calidad de la alineación (por ejemplo, SAD, CC, SSD).

**Optimización:** Ajusta los parámetros de transformación para optimizar la función de costo, logrando así la mejor alineación posible.

$$\mathbf{m} = \arg \min_{\mathbf{m}} \{d(T(\mathbf{m})f, g)\} \quad \text{o} \quad \mathbf{m} = \arg \max_{\mathbf{m}} \{d(T(\mathbf{m})f, g)\}$$

# Ver Ejemplo

`syn_registration_3d.ipynb`

(Classroom - Librería Dipy)