

# VISÃO COMPUTACIONAL

TRANSFORMAÇÕES GEOMÉTRICAS

Prof. Msc. Giovanni Lucca França da Silva

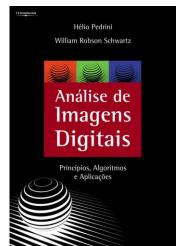
E-mail: giovanni-lucca@live.com

### SOBRE A DISCIPLINA

- Bibliografia principal:
  - GONZALEZ, Rafael C.; WOODS, Richard C. Processamento digital de imagens. Pearson, 2011.

- Bibliografia complementar:
  - PEDRINI, Hélio; SCHWARTZ, William Robson. Análise de imagens digitais: princípios, algoritmos e aplicações. Thomson Learning, 2008.





### NA AULA PASSADA...

- Conectividade.
- Componentes conexos.
- Operações lógico-aritméticas.

### **ROTEIRO**

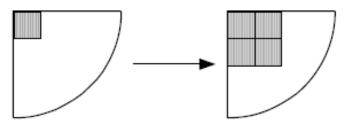
- Introdução.
- Ampliação e redução.
- Translação.
- Escala.
- Rotação.
- Espelhamento.

## INTRODUÇÃO

- Operações de processamento de imagens cujo principal efeito é a alteração da posição espacial dos pixels que a compõem.
- Aplicações:
  - Correção de distorções.
  - Aumento de base de dados.
  - Produção de efeito artístico.

## AMPLIAÇÃO E REDUÇÃO

- Em inglês, zoom in e zoom out, são processos pelos quais as dimensões de uma imagem são aumentadas ou diminuídas para efeito de visualização.
- A maneira mais simples de ampliar uma imagem é duplicar os valores dos pixels na direção X ou Y ou em ambas.



Expansão de um pixel em 4 (zoom 2x)

## AMPLIAÇÃO E REDUÇÃO

- Para reduzir as dimensões de uma imagem de um fator 2, basta utilizar o processo inverso, isto é converter cada agrupamento de quatro pixels novamente em 1 pixel.
- Problema: Poderá haver perda de informação no processo de zoom out.
- Solução: Média dos quatro pixels equivalentes na imagem original.



# AMPLIAÇÃO E REDUÇÃO





 Consiste basicamente no deslocamento linear de cada pixel de coordenadas (X,Y,Z) na horizontal e/ou na vertical, mapeando para o ponto de coordenadas (X\*,Y\*,Z\*).

$$X^* = X + X_0$$
$$Y^* = Y + Y_0$$
$$Z^* = Z + Z_0$$

$$\begin{bmatrix} X^* \\ Y^* \\ Z^* \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & X_0 \\ 0 & 1 & 0 & Y_0 \\ 0 & 0 & 1 & Z_0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix}$$

- É sempre útil concatenar-se várias transformações para produzir um resultado composto.
  - Solução: uso de matrizes quadradas.

$$\begin{bmatrix} X^* \\ Y^* \\ Z^* \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & X_0 \\ 0 & 1 & 0 & Y_0 \\ 0 & 0 & 1 & Z_0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix} \qquad \qquad \begin{bmatrix} X^* \\ Y^* \\ Z^* \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & X_0 \\ 0 & 1 & 0 & Y_0 \\ 0 & 0 & 1 & Z_0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix}$$

Código.

C++: void warpAffine(InputArray src, OutputArray dst, InputArray M, Size dsize, int flags=INTER\_LINEAR, int borderMode=BORDER\_CONSTANT, const Scalar& borderValue=Scalar())

Python: cv2.warpAffine(src, M, dsize[, dst[, flags[, borderMode[, borderValue]]]]) → dst

Parameters: • src - input image.

- . dst output image that has the size dsize and the same type as src .
- M 2 × 3 transformation matrix.
- dsize size of the output image.
- flags combination of interpolation methods (see resize()) and the optional flag warp\_inverse\_map that means that m is the inverse transformation (dst → src).
- **borderMode** pixel extrapolation method (see **borderInterpolate()**); when borderMode=BORDER\_TRANSPARENT, it means that the pixels in the destination image corresponding to the "outliers" in the source image are not modified by the function.
- borderValue value used in case of a constant border; by default, it is 0.

```
import numpy as np
import cv2 as cv

img = cv.imread('messi5.jpg',0)
rows,cols = img.shape

M = np.float32([[1,0,100],[0,1,50]])
dst = cv.warpAffine(img,M,(cols,rows))

cv.imshow('img',dst)
cv.waitKey(0)
cv.destroyAllWindows()
```



Código. int matrixTranslation[3][3]; for(int 1 = 0; 1 < 3; 1++){ for(int c = 0; c < 3; c++){ if (1 == c){ matrixTranslation[1][c] = 1;} else if (1 == 0 && c == 2){ matrixTranslation[1][c] = x;} else if (1 == 1 && c == 2){ matrixTranslation[1][c] = y;} else {matrixTranslation[1][c] = 0;} } void Geometry::multMatrixTranslation(int matrix1[3][3], int matrix2[3][1], int matrix3[3][1]){ int i, j, k; for(i = 0; i < 3; i++){  $for(j = 0; j < 1; j++){$ matrix3[i][j] = 0;for  $(k = 0; k < 3; k++){}$ matrix3[i][j] += matrix1[i][k] \* matrix2[k][j];

Código. for(int j = 0; j < height; j++){</pre> ImageType::IndexType pixelIndex={{i,j}}; int pixel = image->GetPixel(pixelIndex); int matrixCoord[3][1] = {i,j,1}; int matrixResult[3][1] = {x,y,1}; multMatrixTranslation(matrixTranslation, matrixCoord, matrixResult); pixelIndex[0] = matrixResult[0][0]; pixelIndex[1] = matrixResult[1][0]; if(pixelIndex[0] >= width) pixelIndex[0] = width - 1; if(pixelIndex[1] >= height) pixelIndex[1] = height - 1;

geometryImage->SetPixel(pixelIndex, pixel);

for(int i = 0; i < width; i++){

- Refere-se ao caso em que a imagem é ampliada ou reduzida por um fator.
  - Conceito diferente do redimensionamento, porém tecnicamente idênticos.

$$\mathbf{S} = \begin{bmatrix} S_x & 0 & 0 & 0 \\ 0 & S_y & 0 & 0 \\ 0 & 0 & S_z & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Código.

C++: void resize(InputArray src, OutputArray dst, Size dsize, double fx=0, double fy=0, int interpolation=INTER\_LINEAR)

**Python:**  $cv2.resize(src, dsize[, dst[, fx[, fy[, interpolation]]]]) <math>\rightarrow dst$ 

#### Parameters:

- src input image.
- dst output image; it has the size dsize (when it is non-zero) or the size computed from src.size(), fx, and fy; the type of dst is the same as of src.
- dsize –

output image size; if it equals zero, it is computed as:

dsize = Size(round(fx\*src.cols), round(fy\*src.rows))

Either dsize or both fx and fy must be non-zero.

Código.

C++: void resize(InputArray src, OutputArray dst, Size dsize, double fx=0, double fy=0, int interpolation=INTER\_LINEAR)

**Python:**  $cv2.resize(src, dsize[, dst[, fx[, fy[, interpolation]]]]) \rightarrow dst$ 

#### Parameters:

- fx
  - scale factor along the horizontal axis; when it equals 0, it is computed as

(double) dsize.width/src.cols

fy –

scale factor along the vertical axis; when it equals 0, it is computed as

(double)dsize.height/src.rows

Código.

C++: void resize(InputArray src, OutputArray dst, Size dsize, double fx=0, double fy=0, int interpolation=INTER\_LINEAR)

**Python:** cv2.resize(src, dsize[, dst[, fx[, fy[, interpolation]]]]) → dst

#### Parameters:

interpolation –

interpolation method:

- INTER\_NEAREST a nearest-neighbor interpolation
- INTER\_LINEAR a bilinear interpolation (used by default)
- INTER\_AREA resampling using pixel area relation. It may be a preferred method for image decimation, as it gives
  moire'-free results. But when the image is zoomed, it is similar to the INTER\_NEAREST method.
- INTER\_CUBIC a bicubic interpolation over 4x4 pixel neighborhood
- INTER\_LANCZOS4 a Lanczos interpolation over 8x8 pixel neighborhood

```
import numpy as np
import cv2 as cv

img = cv.imread('messi5.jpg')

res = cv.resize(img,None,fx=2, fy=2, interpolation = cv.INTER_CUBIC)

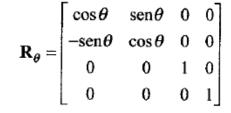
#OR

height, width = img.shape[:2]
res = cv.resize(img,(2*width, 2*height), interpolation = cv.INTER_CUBIC)
```

```
int matrixScale[2][2];
               for(int 1 = 0; 1 < 2; 1++){
                   for(int c = 0; c < 2; c++){
                       if (1 == 0 && c == 0){ matrixScale[1][c] = sx;}
                       else if (1 == 1 && c == 1){ matrixScale[1][c] = sy;}
                       else { matrixScale[1][c] = 0;}
                }
void Geometry::multMatrixScale(int matrix1[2][2], int matrix2[2][1], int matrix3[2][1]){
    int i, j, k;
    for(i = 0; i < 2; i++){
        for(j = 0; j < 1; j++){
            matrix3[i][j] = 0;
            for (k = 0; k < 2; k++){}
                matrix3[i][j] += matrix1[i][k] * matrix2[k][j];
```

```
for(int i = 0; i < width; i++){
    for(int j = 0; j < height; j++){</pre>
        ImageType::IndexType pixelIndex={{i,j}};
        int pixel = image->GetPixel(pixelIndex);
        int matrixCoord[2][1] = {i,j};
        int matrixResult[2][1] = {sx,sy};
        multMatrixScale(matrixScale, matrixCoord, matrixResult);
        pixelIndex[0] = matrixResult[0][0];
        pixelIndex[1] = matrixResult[1][0];
        if(pixelIndex[0] >= width) pixelIndex[0] = width - 1;
        if(pixelIndex[0] < 0) pixelIndex[0] = 0;
        if(pixelIndex[1] >= height) pixelIndex[1] = height - 1;
        if(pixelIndex[1] < 0) pixelIndex[1] = 0;</pre>
        geometryImage->SetPixel(pixelIndex, pixel);
```

- Uma imagem pode ser rotacionada de um ângulo arbitrário, tanto no sentido horário quanto no anti-horário.
- A forma mais simples dessa operação é para rotacionar um ponto em torno dos eixos de coordenadas.



$$\mathbf{R}_{\alpha} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \cos \alpha & \sin \alpha & 0 \\ 0 & -\sin \alpha & \cos \alpha & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{R}_{\beta} = \begin{bmatrix} \cos \beta & 0 & -\sin \beta & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ \sin \beta & 0 & \cos \beta & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

- Três transformações são necessárias para rotacionar um ponto em torno de um outro ponto arbitrário no espaço.
  - Translada o ponto arbitrário para a origem.
  - Realiza a rotação.
  - Translada o ponto de volta para a sua posição original.

Código.

C++: Mat getRotationMatrix2D(Point2f center, double angle, double scale)

Python: cv2.getRotationMatrix2D(center, angle, scale) → retval

#### Parameters:

- center Center of the rotation in the source image.
- angle Rotation angle in degrees. Positive values mean counter-clockwise rotation (the coordinate origin is assumed to be the top-left corner).
- scale Isotropic scale factor.

```
img = cv.imread('messi5.jpg',0)
rows,cols = img.shape

# cols-1 and rows-1 are the coordinate limits.
M = cv.getRotationMatrix2D(((cols-1)/2.0,(rows-1)/2.0),90,1)
dst = cv.warpAffine(img,M,(cols,rows))
```

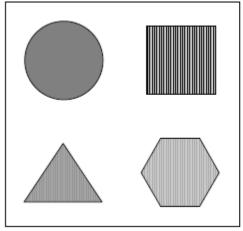


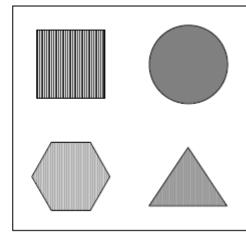
Código. float rad = (ang \* 3.14)/180; float matrixRotation[2][2]; matrixRotation[0][0] = cos(rad); matrixRotation[0][1] = -1 \* sin(rad); matrixRotation[1][0] = sin(rad); matrixRotation[1][1] = cos(rad); jvoid Geometry::multMatrixRotation(float matrix1[2][2], float matrix2[2][1], float matrix3[2][1]){ int i, j, k; for(i = 0; i < 2; i++){  $for(j = 0; j < 1; j++){$ matrix3[i][j] = 0;for  $(k = 0; k < 2; k++){}$ matrix3[i][j] += matrix1[i][k] \* matrix2[k][j];

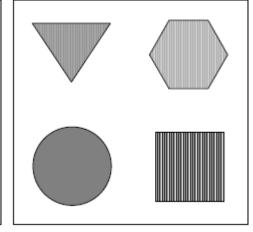
```
for(int i = 0; i < width; i++){</pre>
    for(int j = 0; j < height; j++){</pre>
        ImageType::IndexType pixelIndex={{i,j}};
        int pixel = image->GetPixel(pixelIndex);
        float matrixCoord[2][1] = {i,j};
        float matrixResult[2][1];
        multMatrixRotation(matrixRotation, matrixCoord, matrixResult);
        pixelIndex[0] = round(matrixResult[0][0]);
        pixelIndex[1] = round(matrixResult[1][0]);
        if(pixelIndex[0] >= width) pixelIndex[0] = width - 1;
        if(pixelIndex[0] < 0) pixelIndex[0] = 0;
        if(pixelIndex[1] >= height) pixelIndex[1] = height - 1;
        if(pixelIndex[1] < 0) pixelIndex[1] = 0;</pre>
        geometryImage->SetPixel(pixelIndex, pixel);
```

### **ESPELHAMENTO**

 O espelhamento (flip) é uma operação que combina a rotação por ângulos múltiplos de 90º com o cálculo de matriz transposta.







Flip horizontal

Flip vertical

### **ESPELHAMENTO**

Código.

C++: void flip(InputArray src, OutputArray dst, int flipCode)

**Python:**  $cv2.flip(src, flipCode[, dst]) \rightarrow dst$ 

#### Parameters:

- src input array.
- dst output array of the same size and type as src.
- flipCode a flag to specify how to flip the array; 0 means flipping around the x-axis and positive value (for example, 1) means flipping around y-axis. Negative value (for example, -1) means flipping around both axes

### **ESPELHAMENTO**



```
# import the OpenCV package
import cv2
# load the image with imread()
imageSource = 'images/messi5.jpg'
img = cv2.imread(imageSource)
# copy image to display all 4 variations
horizontal_img = img.copy()
vertical_img = img.copy()
both_img = img.copy()
# flip img horizontally, vertically,
# and both axes with flip()
horizontal_img = cv2.flip( img, 0 )
vertical_img = cv2.flip( img, 1 )
both_img = cv2.flip(img, -1)
# display the images on screen with imshow()
cv2.imshow( "Original", img )
cv2.imshow( "Horizontal flip", horizontal_img )
cv2.imshow( "Vertical flip", vertical_img )
cv2.imshow( "Both flip", both_img )
# wait time in milliseconds
# this is required to show the image
# 0 = wait indefinitely
cv2.waitKey(0)
# close the windows
cv2.destrovAllWindows()
```

## CONCATENAÇÃO DE OPERAÇÕES

Rotação de uma imagem por um ângulo θ sobre um ponto x<sub>c</sub> e y<sub>c.</sub>

$$\begin{bmatrix} x_k \\ y_j \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & x_c \\ 0 & 1 & y_c \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta & 0 \\ \sin \theta & \cos \theta & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & -x_c \\ 0 & 1 & -y_c \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_q \\ v_p \\ 1 \end{bmatrix}$$

### REFERÊNCIAS

- GONZALEZ, Rafael C.; WOODS, Richard C. Processamento digital de imagens. Pearson, 2011.
- PEDRINI, Hélio; SCHWARTZ, William Robson. Análise de imagens digitais: princípios, algoritmos e aplicações. Thomson Learning, 2008.
- SILVA, Aristófanes. Notas de aula da disciplina Processamento de Imagens da Universidade Federal do Maranhão. 2018.
- BRAZ Jr, Geraldo. Notas de aula da disciplina Visão Computacional da Universidade Federal do Maranhão. 2018.