



# 相机模型

@八斗学院--王小天(Michael)

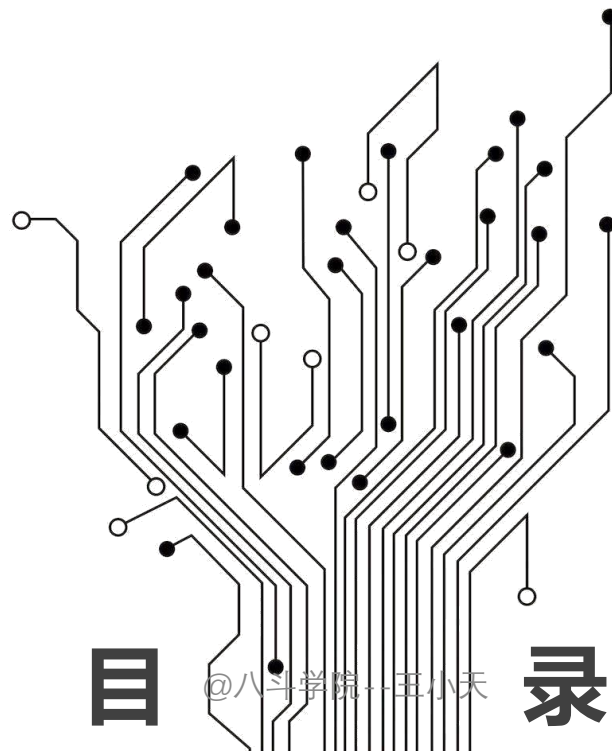
2021/12/05

@八斗学院--王小天

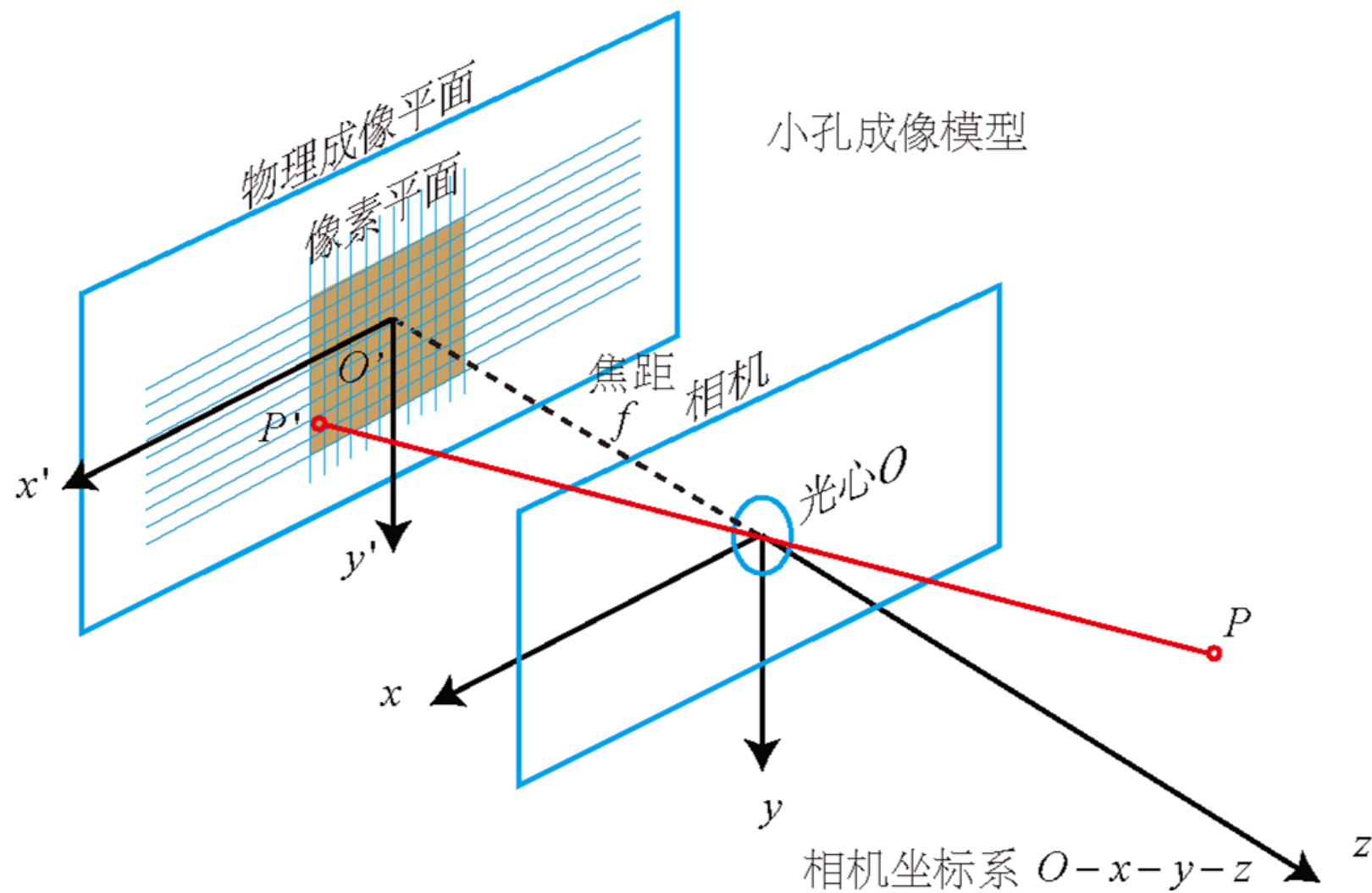
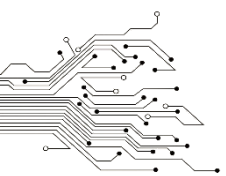


---八斗人工智能，盗版必究---

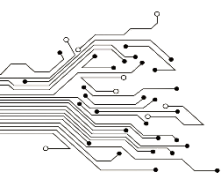
1. 相机模型
2. 镜头畸变



@八斗学院--王小天



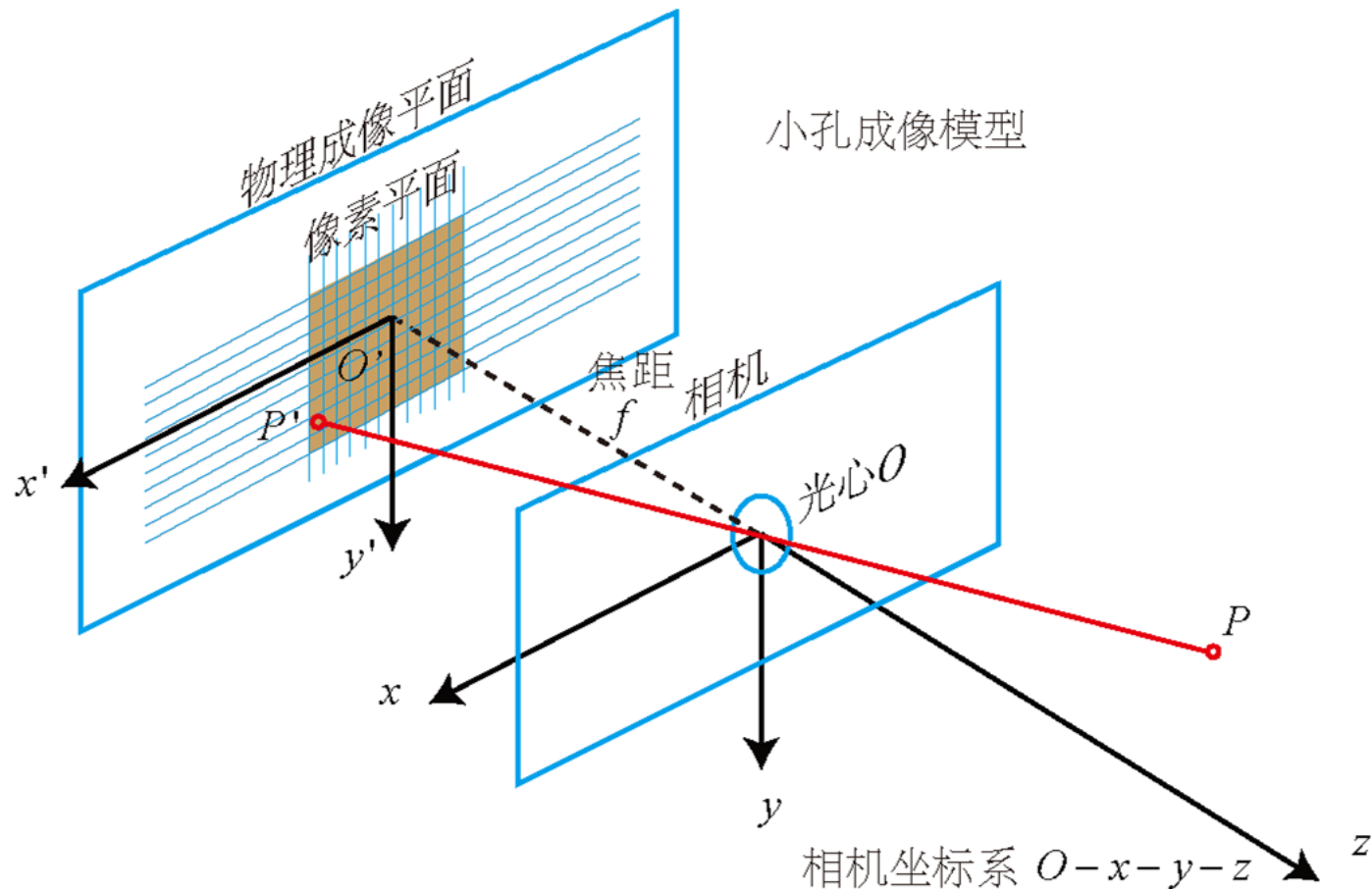


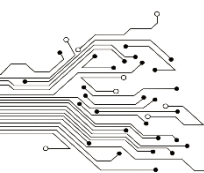


针孔相机模型存在四个坐标系：世界坐标系、摄像机坐标系、图像物理坐标系和图像像素坐标系。

假设：

- 世界坐标系的坐标为 $P_w(X_w, Y_w, Z_w)$ ,
- 对应的摄像机坐标系坐标为 $P_o(x, y, z)$ ,
- 对应的图像物理坐标系的坐标为 $P'(x', y')$ ,
- 对应的图像像素坐标系的坐标为 $p(u, v)$ 。





# 坐标系

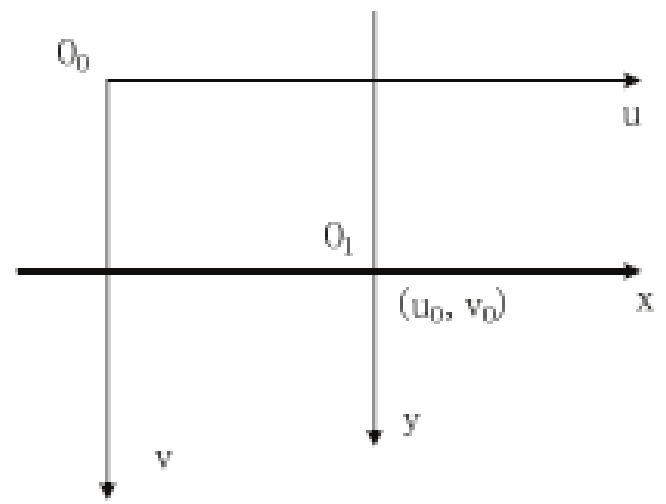
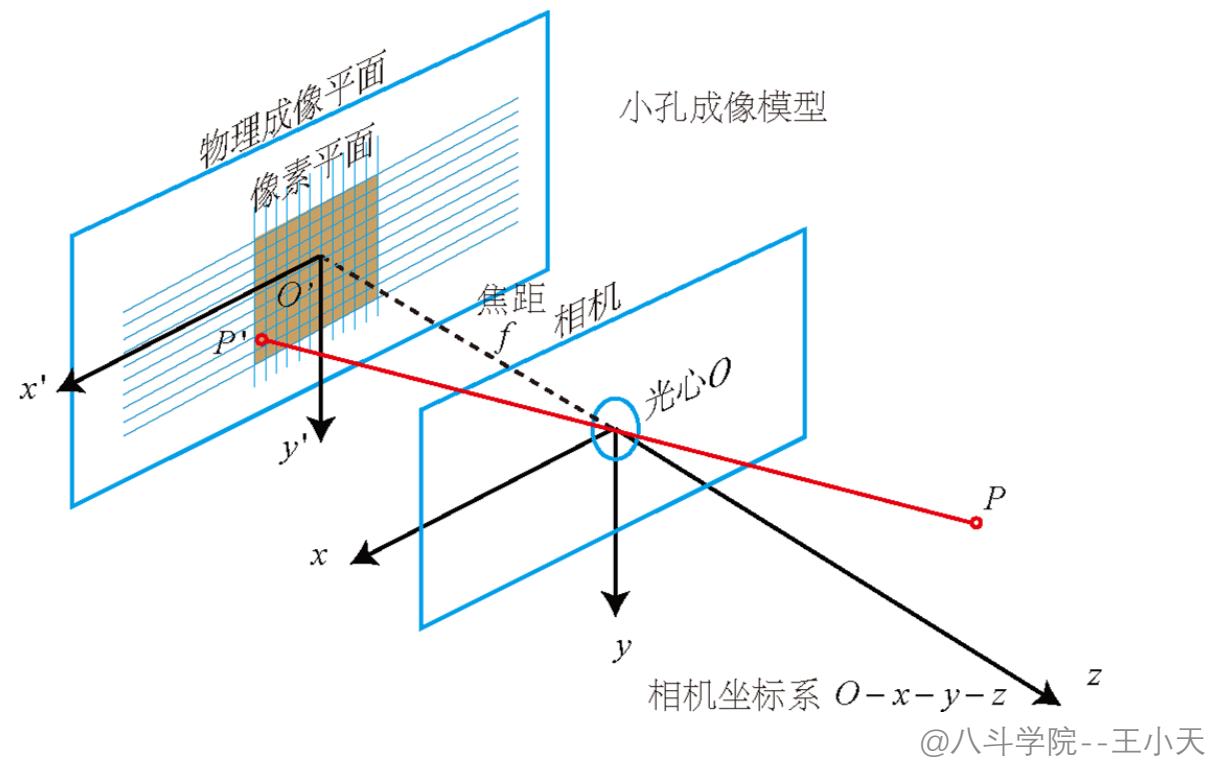
**世界坐标系：**是客观三维世界的绝对坐标系，也称客观坐标系。就是物体在真实世界中的坐标。

世界坐标系是随着物体的大小和位置变化的，单位是长度单位。

**相机坐标系：**以相机的光心为坐标系的原点，以平行于图像的x和y方向为x轴和y轴，z轴和光轴平行，x，y，z互相垂直，单位是长度单位。

**图像物理坐标系：**以主光轴和图像平面交点为坐标原点，x'和y'方向如图所示，单位是长度单位。

**图像像素坐标系：**以图像的顶点为坐标原点，u和v方向平行于x'和y'方向，单位是以像素计。



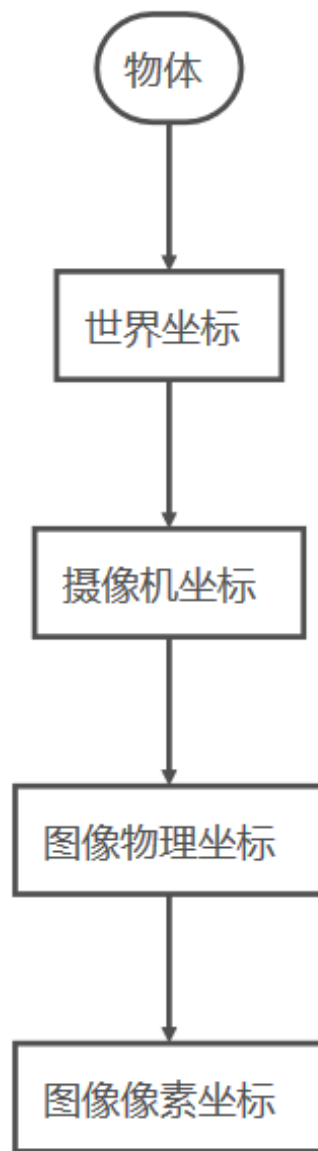
图像坐标系与像素坐标系的关系图

The relationship chat of Image coordinate and pixel coordinate



## 相机成像

---八斗人工智能，盗版必究---



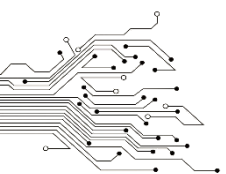


## 世界坐标系到摄像机坐标系

---八斗人工智能，盗版必究---

这两个坐标系之间除了旋转矩阵R，还存在平移矩阵t。其关系可表示为：

$$\begin{bmatrix} X_c \\ Y_c \\ Z_c \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R & t \\ 0^T & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix} = L_w \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix}$$



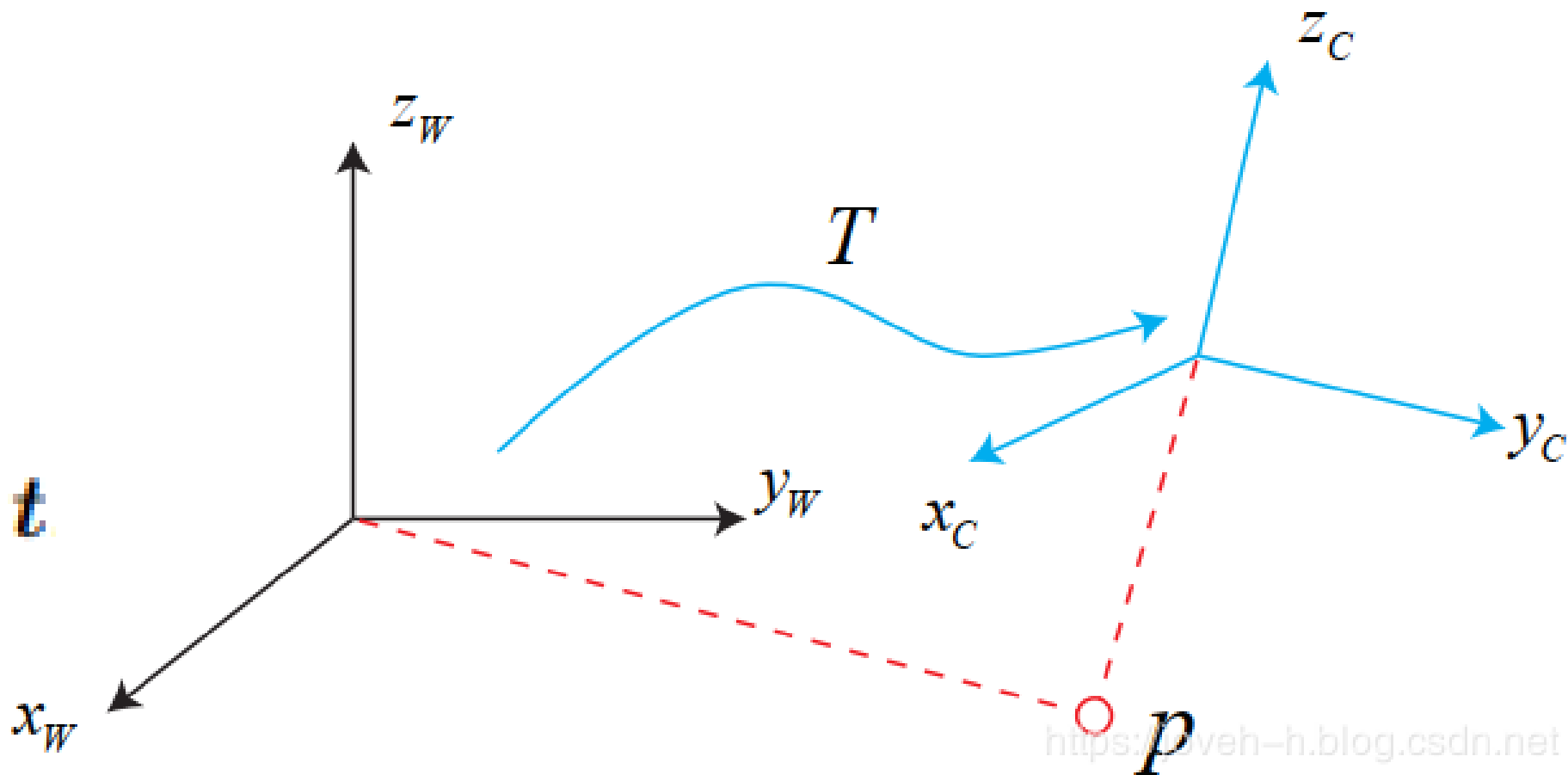
## 欧氏变换

---八斗人工智能，盗版必究---

欧氏变换由两部分组成：

- 旋转
- 平移

$$a' = Ra + t$$



<https://loveh-h.blog.csdn.net>





多次连续的旋转和平移的情况下。

假设我们将向量a进行了两次欧氏变换，旋转和平移分别为R1, t1 和 R2, t2，分别得到：

$$b = R1*a + t1, \quad c = R2*b + t2 \implies c = R2*(R1*a + t1) + t2$$

$$\begin{bmatrix} a' \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R & t \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ 1 \end{bmatrix} = T \begin{bmatrix} a \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\tilde{b} = T_1 \tilde{a}, \tilde{c} = T_2 \tilde{b} \rightarrow \tilde{c} = T_2 T_1 \tilde{a}$$

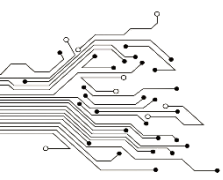


## 世界坐标系到摄像机坐标系

---八斗人工智能，盗版必究---

这两个坐标系之间除了旋转矩阵R，还存在平移矩阵t。其关系可表示为：

$$\begin{bmatrix} X_c \\ Y_c \\ Z_c \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R & t \\ 0^T & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix} = L_w \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix}$$



## 摄像机坐标系到图像物理坐标系

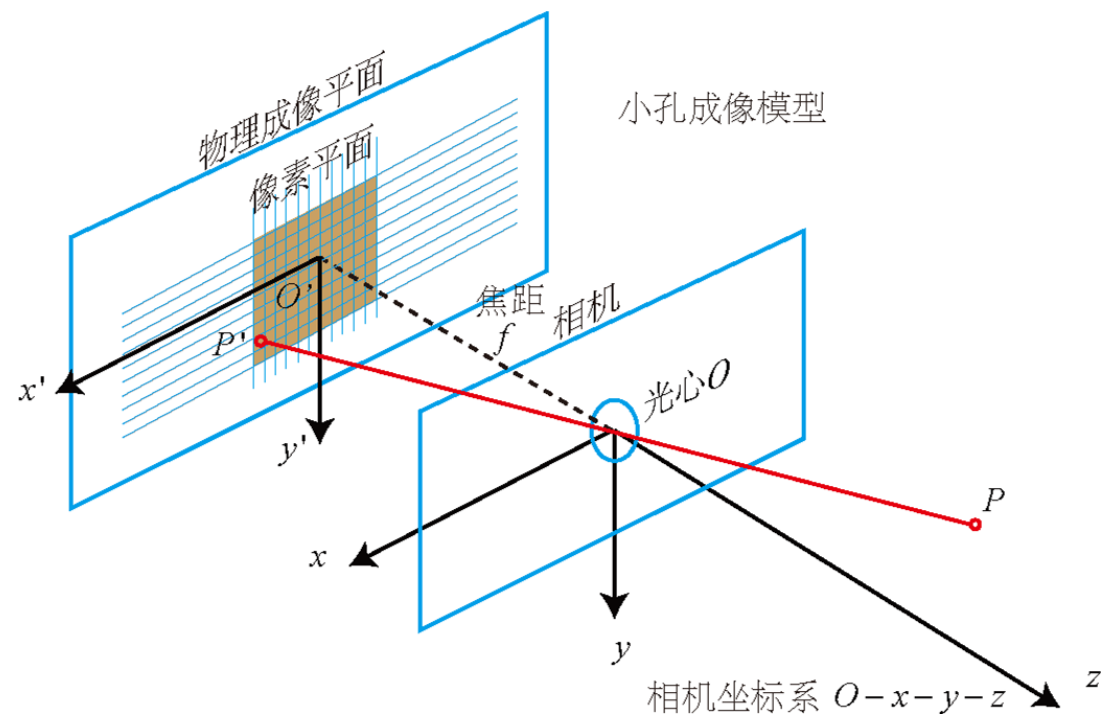
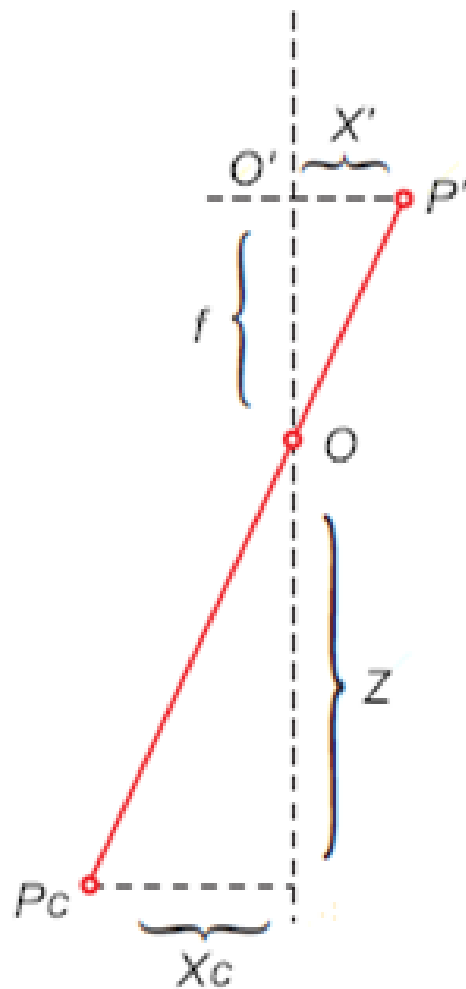
---八斗人工智能，盗版必究---

相似三角形：

$$\begin{cases} X' = f \frac{X_c}{Z_c} \\ Y' = f \frac{Y_c}{Z_c} \end{cases}$$

矩阵形式为：

$$Z_c * \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f & 0 & 0 \\ 0 & f & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} X_c \\ Y_c \\ Z_c \end{bmatrix}$$





## 图像物理坐标系到图像像素坐标系

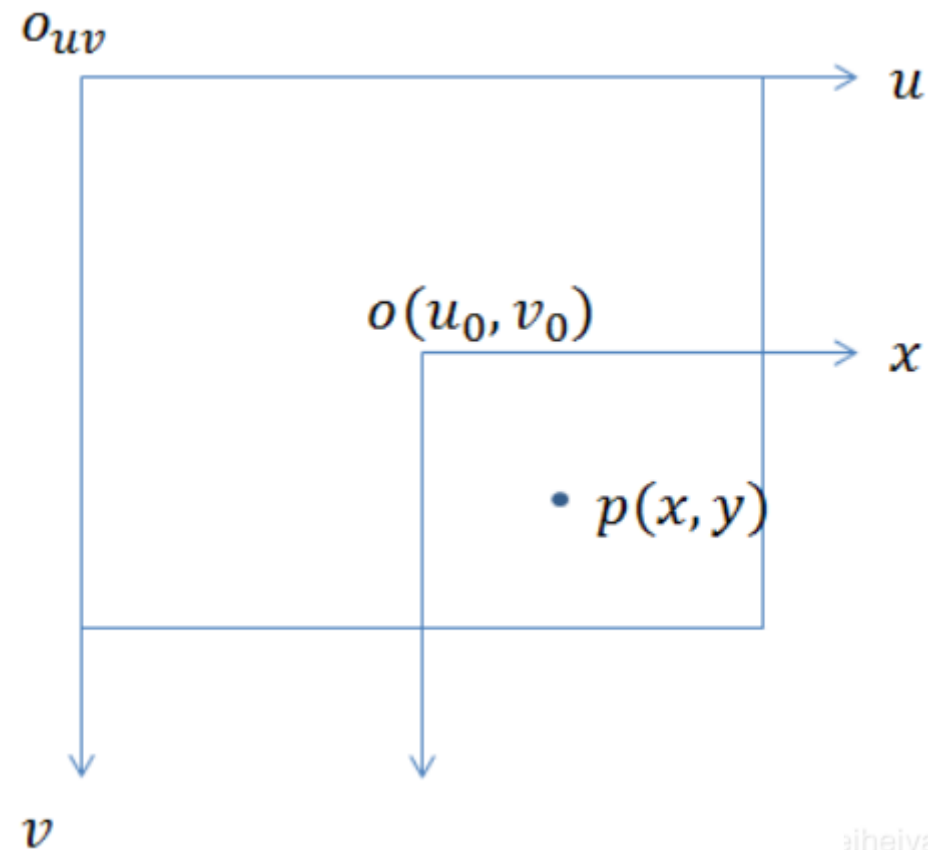
---八斗人工智能，盗版必究---

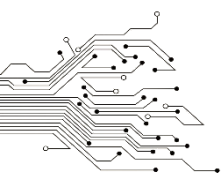
$$\begin{cases} u = \frac{x}{dx} + u_0 \\ v = \frac{y}{dy} + v_0 \end{cases}$$

dx和dy表示：x方向和y方向的一个像素分别占多少个（可能是小数）长度单位。

齐次坐标下：

$$\begin{bmatrix} u \\ v \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{dx} & 0 & u_0 \\ 0 & \frac{1}{dy} & v_0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix}$$





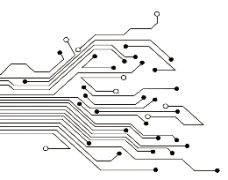
## 摄像机坐标系到图像像素坐标系

---八斗人工智能，盗版必究---

$$Z_c * \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f & 0 & 0 \\ 0 & f & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} X_c \\ Y_c \\ Z_c \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} u \\ v \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{dx} & 0 & u_0 \\ 0 & \frac{1}{dy} & v_0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix}$$

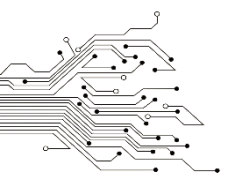
$$Z_c \begin{bmatrix} u \\ v \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{f}{d_x} & 0 & u_0 \\ 0 & \frac{f}{d_y} & v_0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_c \\ Y_c \\ Z_c \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f_x & 0 & u_0 \\ 0 & f_y & v_0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_c \\ Y_c \\ Z_c \end{bmatrix} = K \begin{bmatrix} X_c \\ Y_c \\ Z_c \end{bmatrix}$$



$$\begin{bmatrix} X_c \\ Y_c \\ Z_c \end{bmatrix} = R \begin{bmatrix} X_w \\ Y_w \\ Z_w \end{bmatrix} + t \quad Z_c \begin{bmatrix} u \\ v \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{f}{d_x} & 0 & u_0 \\ 0 & \frac{f}{d_y} & v_0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_c \\ Y_c \\ Z_c \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f_x & 0 & u_0 \\ 0 & f_y & v_0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_c \\ Y_c \\ Z_c \end{bmatrix} = K \begin{bmatrix} X_c \\ Y_c \\ Z_c \end{bmatrix}$$

$$Z_c \begin{bmatrix} u \\ v \\ 1 \end{bmatrix} = K (R P_w + t) = K \left( R \begin{bmatrix} X_w \\ Y_w \\ Z_w \end{bmatrix} + t \right)$$





$$Z_c \begin{bmatrix} u \\ v \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{dx} & 0 & u_0 \\ 0 & \frac{1}{dy} & v_0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} f & 0 & 0 & 0 \\ 0 & f & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} R & t \\ 0^T & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix}$$



$$Z_c \begin{bmatrix} u \\ v \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{dx} & 0 & u_0 \\ 0 & \frac{1}{dy} & v_0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} f & 0 & 0 & 0 \\ 0 & f & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \underbrace{\begin{bmatrix} R & t \\ 0^T & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \\ 1 \end{bmatrix}}_{\text{相机与世界}}$$

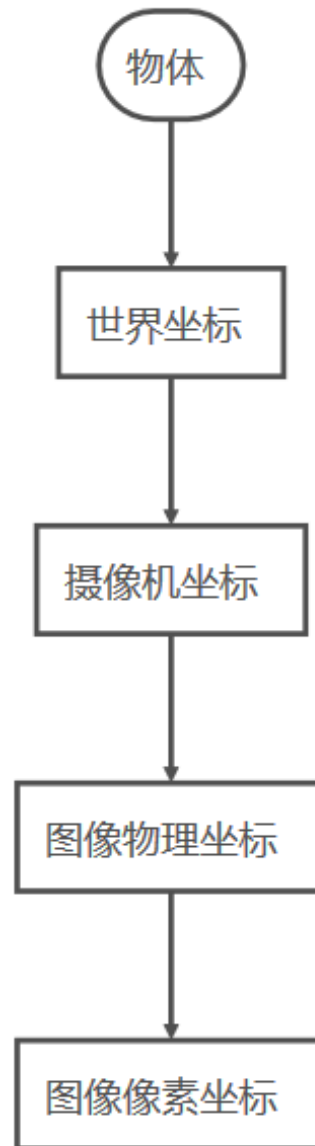
投影关系

像素与像平面



## 相机畸变

---八斗人工智能，盗版必究---





## 镜头畸变

---八斗人工智能，盗版必究---

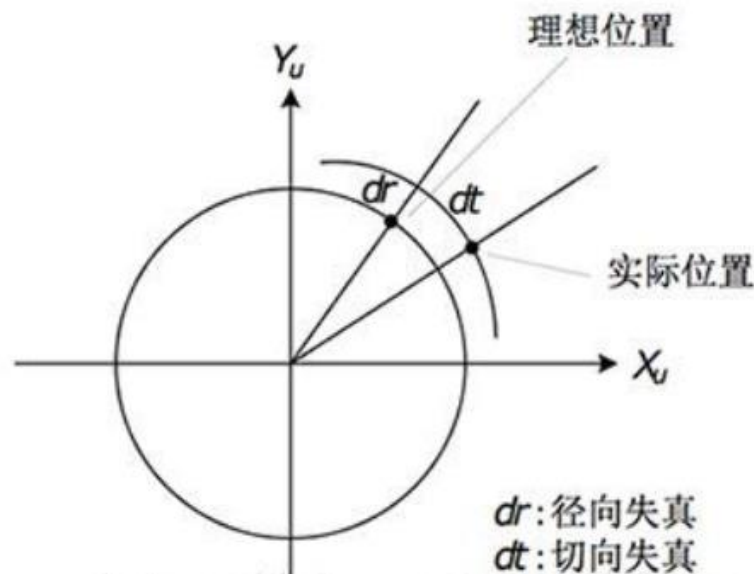
- 透镜由于制造精度以及组装工艺的偏差会引入畸变，导致原始图像的失真。
- 镜头的畸变分为径向畸变和切向畸变两类。

### 径向畸变(泰勒级数前几项)

$$\begin{aligned}x_{distorted} &= x(1 + k_1 r^2 + k_2 r^4 + k_3 r^6) \\y_{distorted} &= y(1 + k_1 r^2 + k_2 r^4 + k_3 r^6)\end{aligned}$$

### 切向畸变

$$\begin{aligned}x_{distorted} &= x + [2p_1 xy + p_2(r^2 + 2x^2)] \\y_{distorted} &= y + [p_1(r^2 + 2y^2) + 2p_2 xy]\end{aligned}$$

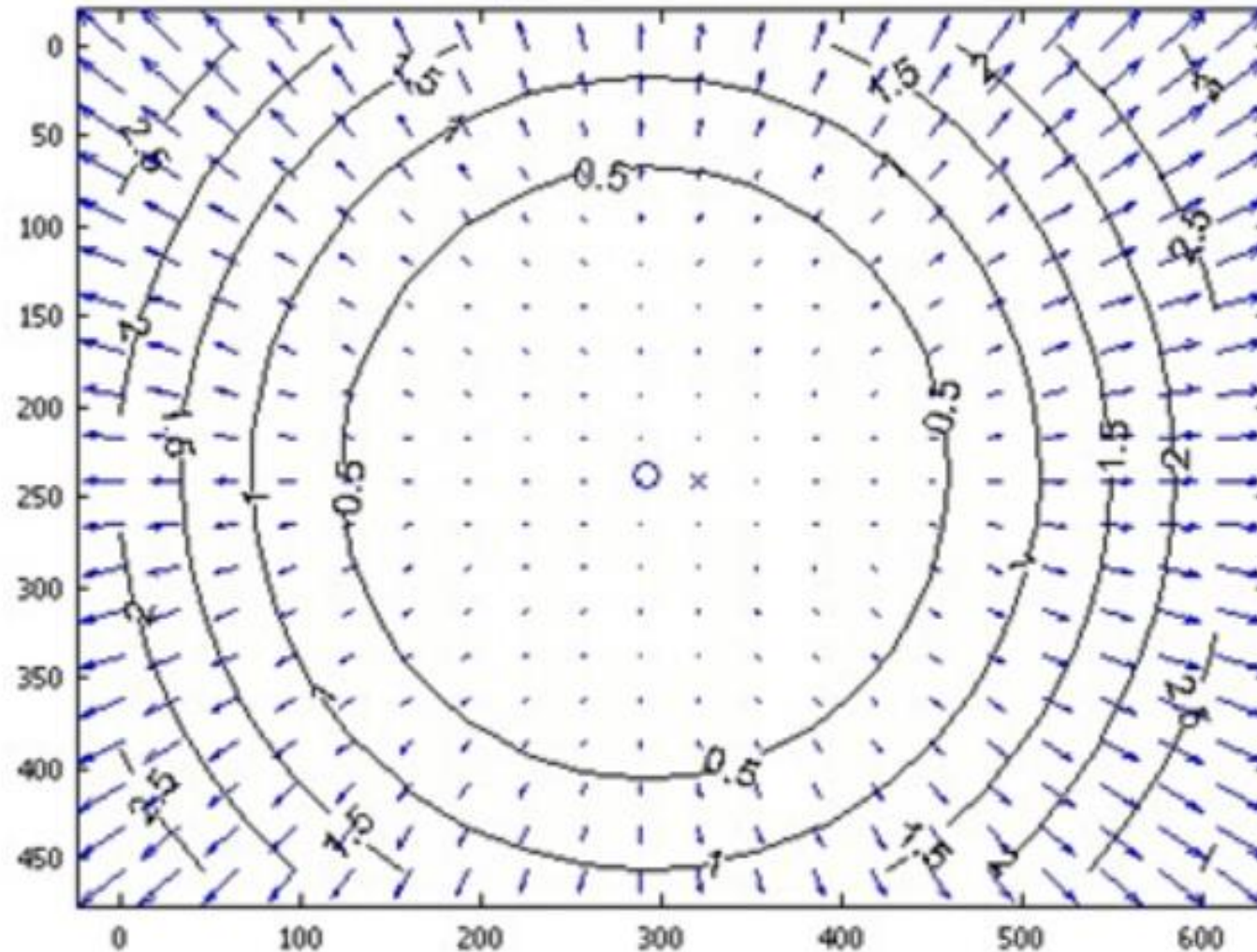


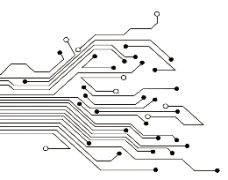


## 径向畸变

---八斗人工智能，盗版必究---

由透镜的形状引起的畸变称为径向畸变，透镜径向畸变后点位的偏移示意图

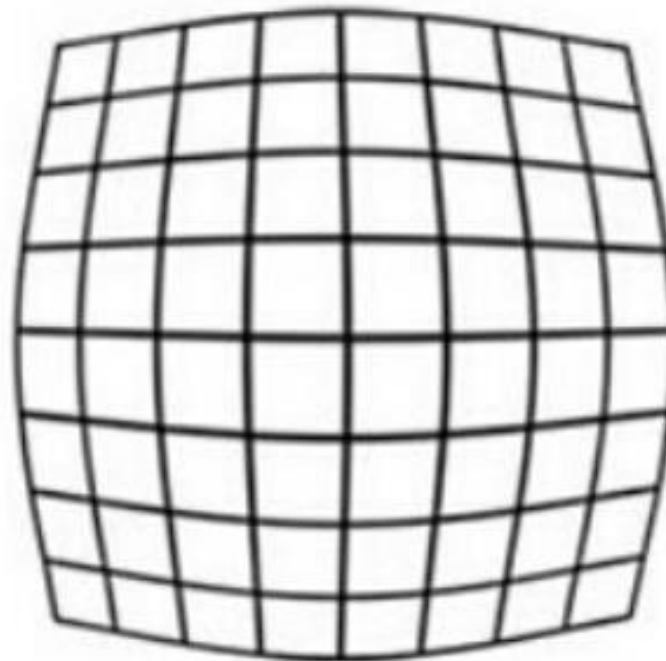
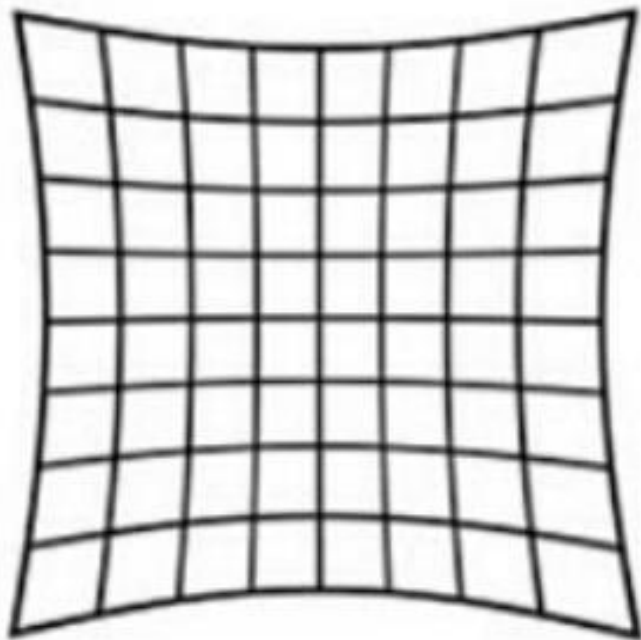




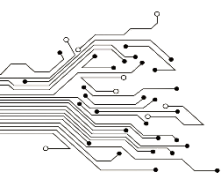
## 径向畸变

---八斗人工智能，盗版必究---

- 枕形畸变
- 桶形畸变





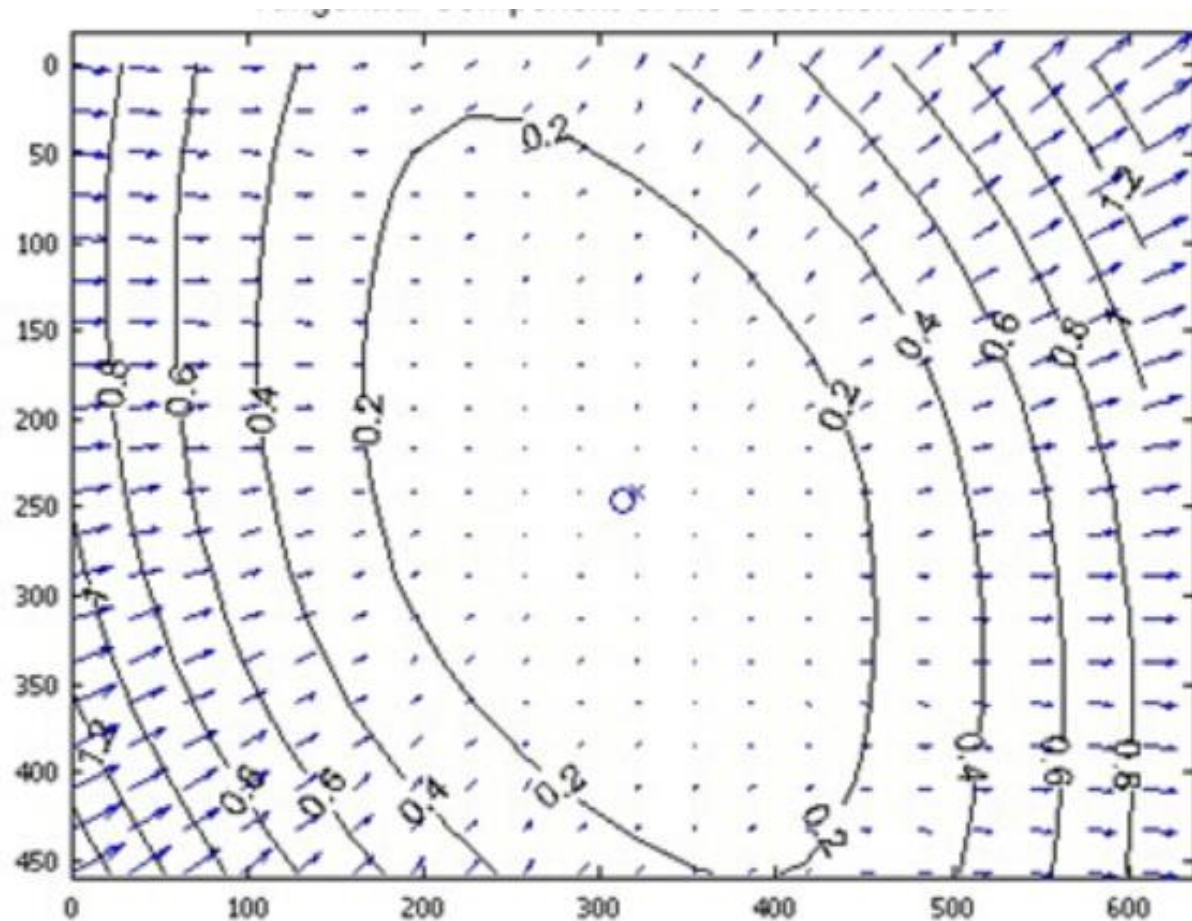


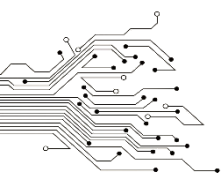
## 切向畸变

---八斗人工智能，盗版必究---

切向畸变是由于透镜本身与相机传感器平面（成像平面）或图像平面不平行而产生的。这种情况多是由于透镜被粘贴到镜头模组上的安装偏差导致。

切向畸变示意图：





## 畸变矫正

---八斗人工智能，盗版必究---

- 径向畸变和切向畸变模型中一共有5个畸变参数，在Opencv中他们被排列成一个5\*1的矩阵，依次包含k1、k2、p1、p2、k3。（经常被定义为Mat矩阵的形式，如Mat distCoeffs=Mat (1,5, CV\_32FC1, Scalar::all (0) ) )
- 这5个参数就是相机标定中需要确定的相机的5个畸变系数。
- 求得这5个参数后，就可以校正由于镜头畸变引起的图像的变形失真。

### 径向畸变(泰勒级数前几项)

$$\begin{aligned}x_{distorted} &= x(1 + k_1 r^2 + k_2 r^4 + k_3 r^6) \\y_{distorted} &= y(1 + k_1 r^2 + k_2 r^4 + k_3 r^6)\end{aligned}$$

### 切向畸变

$$\begin{aligned}x_{distorted} &= x + [2p_1 xy + p_2(r^2 + 2x^2)] \\y_{distorted} &= y + [p_1(r^2 + 2y^2) + 2p_2 xy]\end{aligned}$$



## 畸变矫正

---八斗人工智能，盗版必究---





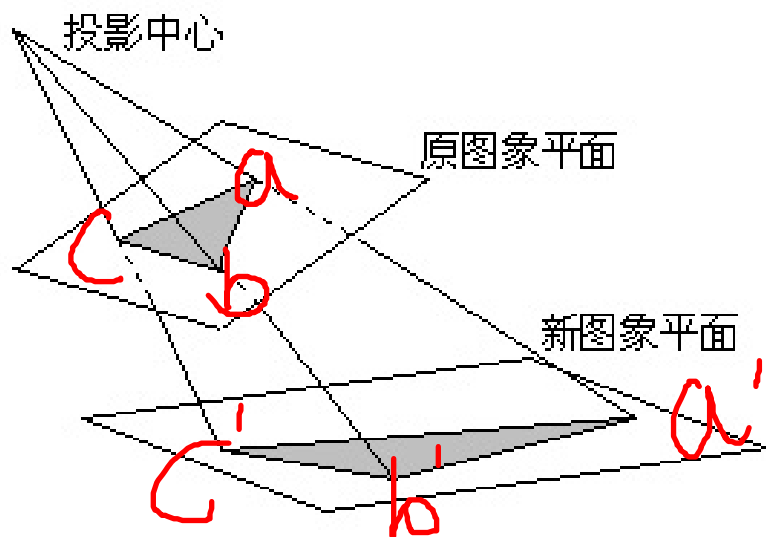
## 透视变换(Perspective Transformation)

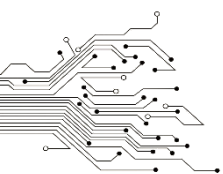
透视变换是将图片投影到一个新的视平面(Viewing Plane)，也称作投影映射(Projective Mapping)。

我们常说的仿射变换是透视变换的一个特例。

透视变换的目的就是把现实中为直线的物体，在图片上可能呈现为斜线，通过透视变换转换成直线的变换。

仿射变换 (Affine Transformation或 Affine Map)，又称为仿射映射，是指在几何中，图像进行从一个向量空间进行一次线性变换和一次平移，变换为到另一个向量空间的过程。





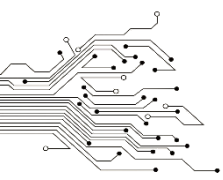
## 透视变换(Perspective Transformation)

通用的变换公式为：

$$\begin{bmatrix} X \\ Y \\ Z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix}$$

下式中的X,Y是原始图片坐标（上式的x,y），对应得到变换后的图片坐标（X';Y';Z'）其中Z'=1:

$$\begin{cases} X' = \frac{X}{Z} \\ Y' = \frac{Y}{Z} \\ Z' = \frac{Z}{Z} \end{cases} \quad \begin{cases} X' = \frac{a_{11}x + a_{12}y + a_{13}}{a_{31}x + a_{32}y + a_{33}} \\ Y' = \frac{a_{21}x + a_{22}y + a_{23}}{a_{31}x + a_{32}y + a_{33}} \\ Z' = 1 \end{cases}$$

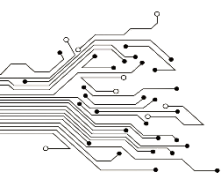


$$\begin{cases} X' = \frac{X}{Z} \\ Y' = \frac{Y}{Z} \\ Z' = \frac{Z}{Z} \end{cases} \quad \begin{cases} X' = \frac{a_{11}x + a_{12}y + a_{13}}{a_{31}x + a_{32}y + a_{33}} \\ Y' = \frac{a_{21}x + a_{22}y + a_{23}}{a_{31}x + a_{32}y + a_{33}} \\ Z' = 1 \end{cases}$$

一般地，我们令 $a_{33}=1$ ，展开上面公式，得到一个点的情况：

$$\begin{cases} a_{11}x + a_{12}y + a_{13} - a_{31}xX' - a_{32}X'y = X' \\ a_{21}x + a_{22}y + a_{23} - a_{31}xY' - a_{32}yY' = Y' \end{cases}$$





## 透视变换

---八斗人工智能，盗版必究---

$$\begin{cases} a_{11}x + a_{12}y + a_{13} - a_{31}xX' - a_{32}xY' = X' \\ a_{21}x + a_{22}y + a_{23} - a_{31}xY' - a_{32}yY' = Y' \end{cases}$$

源点四个坐标分别为A:  $(x_0, y_0), (x_1, y_1), (x_2, y_2), (x_3, y_3)$

目标点四个坐标分别为B:  $(X'_0, Y'_0), (X'_1, Y'_1), (X'_2, Y'_2), (X'_3, Y'_3)$

A								warpMatrix	B
$x_0$	$y_0$	1	0	0	0	$-x_0X'_0$	$-y_0X'_0$	$a_{11}$	$X'_0$
0	0	0	$x_0$	$y_0$	1	$-x_0Y'_0$	$-y_0Y'_0$	$a_{12}$	$Y'_0$
$x_1$	$y_1$	1	0	0	0	$-x_1X'_1$	$-y_1X'_1$	$a_{13}$	$X'_1$
0	0	0	$x_1$	$y_1$	1	$-x_1Y'_1$	$-y_1Y'_1$	$a_{21}$	$Y'_1$
$x_2$	$y_2$	1	0	0	0	$-x_2X'_2$	$-y_2X'_2$	$a_{22}$	$X'_2$
0	0	0	$x_2$	$y_2$	1	$-x_2Y'_2$	$-y_2Y'_2$	$a_{23}$	$Y'_2$
$x_3$	$y_3$	1	0	0	0	$-x_3X'_3$	$-y_3X'_3$	$a_{31}$	$X'_3$
0	0	0	$x_3$	$y_3$	1	$-x_3Y'_3$	$-y_3Y'_3$	$a_{32}$	$Y'_3$

$=$



---八斗人工智能，盗版必究---

