

## Encontrar su forma por igualación por otras extensiones de la Transformada de Hough.

### Encontrar la Forma

(Métodos avanzados: PHT, SHT, CHT, RHT, GHT con escala/rotación, etc.)

La **Transformada de Hough** clásica detecta **líneas y círculos**. Sus **extensiones** permiten detectar **formas más complejas** con **rotación, escala, oclusión y ruido**.

### Lista de Extensiones de Hough

Extensión	Nombre	Detecta	Invariancias
PHT	Probabilistic Hough Transform	Líneas	Ruido, oclusión
PPHT	Progressive Probabilistic HT	Líneas	Más rápido
SHT	Standard Hough Transform (clásica)	Líneas	—
CHT	Circular Hough Transform	Círculos	—
RHT	Randomized Hough Transform	Líneas, círculos	Ruido, menos memoria
GHT	Generalized Hough Transform	Formas arbitrarias	Rotación, escala (con R-Table)
AGHT	Adaptive GHT	Formas variables	Escala dinámica
MSHT	Multi-Scale Hough	Líneas en múltiples escalas	Escala

### Implementación Completa: 5 Extensiones en 1 Script

```
python
import cv2
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

# -----
# 1. Cargar imagen de prueba
# -----
img_color = cv2.imread('formas_mixtas.png')
if img_color is None:
    # Generar imagen sintética si no existe
    h, w = 400, 500
    img = np.zeros((h, w), dtype=np.uint8)
    # Línea
    cv2.line(img, (50, 50), (350, 300), 255, 2)
    # Círculo
    cv2.circle(img, (200, 150), 60, 255, 2)
    # Elipse rotada
    cv2.ellipse(img, (300, 250), (70, 40), 45, 0, 360, 255, 2)
    # Estrella (forma arbitraria)
    star = np.array([[300,100], [320,150], [370,150], [330,190],
[340,240],
```

```

[300,210], [260,240], [270,190], [230,150],
[280,150]], np.int32)
cv2.fillPoly(img, [star], 255)
cv2.imwrite('formas_mixtas.png', img)
img_color = cv2.imread('formas_mixtas.png')

img_gray = cv2.cvtColor(img_color, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
edges = cv2.Canny(img_gray, 50, 150, apertureSize=3)

# -----
# 2. EXTENSIÓN 1: Probabilistic Hough Transform (PHT)
# -----
lines_pht = cv2.HoughLinesP(edges, rho=1, theta=np.pi/180,
threshold=50,
                           minLineLength=50, maxLineGap=10)

# -----
# 3. EXTENSIÓN 2: Randomized Hough Transform (RHT) - Círculos
# -----
def randomized_hough_circles(edges, iterations=1000, min_dist=50,
min_radius=20, max_radius=100):
    h, w = edges.shape
    points = np.column_stack(np.where(edges > 0))
    if len(points) < 3: return None

    best_circle = None
    best_votes = 0

    for _ in range(iterations):
        # Tomar 3 puntos aleatorios
        idx = np.random.choice(len(points), 3, replace=False)
        p1, p2, p3 = points[idx]

        # Calcular centro del círculo
        try:
            x1, y1 = p1[1], p1[0]
            x2, y2 = p2[1], p2[0]
            x3, y3 = p3[1], p3[0]

            d = 2 * (x1*(y2 - y3) + x2*(y3 - y1) + x3*(y1 - y2))
            if abs(d) < 1e-5: continue
            ux = ((x1**2 + y1**2)*(y2 - y3) + (x2**2 + y2**2)*(y3
            - y1) + (x3**2 + y3**2)*(y1 - y2)) / d
            uy = ((x1**2 + y1**2)*(x3 - x2) + (x2**2 + y2**2)*(x1
            - x3) + (x3**2 + y3**2)*(x2 - x1)) / d
            cx, cy = int(ux), int(uy)
            r = int(np.mean([np.linalg.norm(p1 - [cy, cx]),
                            np.linalg.norm(p2 - [cy, cx]),
                            np.linalg.norm(p3 - [cy, cx])]))
        except:
            continue

```

```

        if not (min_radius <= r <= max_radius): continue
        if not (0 <= cx < w and 0 <= cy < h): continue

        # Contar votos en borde
        mask = np.zeros((h, w), dtype=np.uint8)
        cv2.circle(mask, (cx, cy), r, 1, 1)
        votes = np.sum(mask & edges) // 255
        if votes > 10 and votes > best_votes:
            dists = [np.linalg.norm(np.array([cx, cy]) - other)
for other in
                [(c[0], c[1]) for c in (best_circle[:2] if
best_circle else [])]
                if not best_circle or all(d > min_dist for d in
dists):
            best_circle = (cx, cy, r)
            best_votes = votes

        return [(best_circle[0], best_circle[1], best_circle[2])] if
best_circle else None

circles_rht = randomized_hough_circles(edges, iterations=500)

# -----
# 4. EXTENSIÓN 3: Generalized Hough con Escala + Rotación
# -----
def ght_with_scale_rotation(template, edges, scales=[0.8,1.0,1.2],
angles=np.arange(0,360,30)):
    h, w = template.shape
    ref_x, ref_y = w//2, h//2
    temp_edges = cv2.Canny(template, 50, 150)
    r_table_base = {}
    contours, _ = cv2.findContours(temp_edges, cv2.RETR_EXTERNAL,
cv2.CHAIN_APPROX_NONE)
    for cnt in contours:
        for p in cnt:
            dx = p[0][0] - ref_x
            dy = p[0][1] - ref_y
            angle = np.arctan2(dy, dx)
            r_table_base.setdefault(round(angle, 2),
[]).append((dx, dy))

    accumulator = np.zeros(edges.shape, dtype=np.float32)
    edge_points = np.column_stack(np.where(edges > 0))

    for scale in scales:
        for angle in angles:
            M = cv2.getRotationMatrix2D((ref_x, ref_y), angle,
scale)
            for base_angle, vectors in r_table_base.items():
                for dx, dy in vectors:
                    x2 = ref_x + dx * np.cos(angle * np.pi/180) -
dy * np.sin(angle * np.pi/180)

```

```

        y2 = ref_y + dx * np.sin(angle * np.pi/180) +
dy * np.cos(angle * np.pi/180)
        dx_s = int(x2 - ref_x)
        dy_s = int(y2 - ref_y)
        for py, px in edge_points:
            rx = int(px - dx_s)
            ry = int(py - dy_s)
            if 0 <= rx < edges.shape[1] and 0 <= ry <
edges.shape[0]:
                accumulator[ry, rx] += 1

    return accumulator

# Template estrella
star_temp = np.zeros((80,80), dtype=np.uint8)
pts =
np.array([[40,10],[48,35],[70,35],[52,50],[58,75],[40,60],[22,75],
[28,50],[10,35],[32,35]], np.int32)
cv2.fillPoly(star_temp, [pts], 255)
acc_star = ght_with_scale_rotation(star_temp, edges,
scales=[0.9,1.1], angles=[0,45])

# -----
# 5. EXTENSIÓN 4: Ajuste de Elipse (no Hough, pero complementario)
# -----
contours, _ = cv2.findContours(edges, cv2.RETR_EXTERNAL,
cv2.CHAIN_APPROX_SIMPLE)
ellipses = []
for cnt in contours:
    if len(cnt) >= 5:
        ellipse = cv2.fitEllipse(cnt)
        ellipses.append(ellipse)

# -----
# 6. Visualización
# -----
output = img_color.copy()

# PHT: líneas verdes
if lines_pht is not None:
    for x1,y1,x2,y2 in lines_pht[:,0]:
        cv2.line(output, (x1,y1), (x2,y2), (0,255,0), 2)

# RHT: círculos azules
if circles_rht:
    for x,y,r in circles_rht:
        cv2.circle(output, (x,y), r, (255,0,0), 2)
        cv2.circle(output, (x,y), 2, (0,0,255), 3)

# GHT: estrella (pico en acumulador)
acc_norm = cv2.normalize(acc_star, None, 0, 255,
cv2.NORM_MINMAX).astype(np.uint8)

```

```

    _, thresh = cv2.threshold(acc_norm, 100, 255, cv2.THRESH_BINARY)
star_peaks, _ = cv2.findContours(thresh, cv2.RETR_EXTERNAL,
cv2.CHAIN_APPROX_SIMPLE)
for peak in star_peaks:
    M = cv2.moments(peak)
    if M['m00'] > 0:
        cx = int(M['m10']/M['m00'])
        cy = int(M['m01']/M['m00'])
        cv2.circle(output, (cx, cy), 15, (0,255,255), 2)

# Elipses: amarillas
for ell in ellipses:
    cv2.ellipse(output, ell, (0,255,255), 2)

plt.figure(figsize=(18, 10))

plt.subplot(2, 3, 1)
plt.imshow(cv2.cvtColor(img_color, cv2.COLOR_BGR2RGB))
plt.title('Original')
plt.axis('off')

plt.subplot(2, 3, 2)
plt.imshow(edges, cmap='gray')
plt.title('Bordes')
plt.axis('off')

plt.subplot(2, 3, 3)
plt.imshow(acc_norm, cmap='hot')
plt.title('Acumulador GHT (Estrella)')
plt.colorbar()
plt.axis('off')

plt.subplot(2, 3, 4)
plt.imshow(output[:, :, ::-1])
plt.title('Detecciones:\nVerde=PHT, Azul=RHT, Amarillo=Elipse,
Cian=GHT')
plt.axis('off')

plt.tight_layout()
plt.show()

```

## Resumen de Extensiones

Extensión	OpenCV	Ventaja
<b>PHT / PPHT</b>	HoughLinesP	Rápido, robusto a ruido
<b>RHT</b>	Manual	Menos memoria, evita falsos positivos
<b>GHT</b>	Manual	Formas arbitrarias
<b>GHT + Escala/Rotación</b>	Manual	Invariante a transformaciones
<b>fitEllipse</b>	cv2.fitEllipse	Elipses perfectas

## Comparación de Rendimiento

Método	Velocidad	Memoria	Formas	Ruido
Hough Clásica	Alta	Alta	Líneas, círculos	Baja
<b>PHT</b>	Muy alta	Baja	Líneas	Alta
<b>RHT</b>	Media	Muy baja	Círculos	Alta
<b>GHT</b>	Baja	Alta	Cualquier	Media

## Recomendaciones

Caso	Mejor método
Líneas en ruido	<b>PHT</b>
Círculos múltiples	<b>RHT</b> o <code>HoughCircles</code>
Forma personalizada	<b>GHT</b>
Rotación/escala	<b>GHT con R-Table por ángulo/escala</b>
Elipses	<code>fitEllipse</code>

## Conclusión

Las extensiones de Hough permiten ir más allá de líneas y círculos, detectando formas complejas con robustez a transformaciones y ruido. La más poderosa es GHT, pero PHT y RHT son ideales para aplicaciones en tiempo real.

**Detector universal que combina todas las extensiones y devuelve: {'lineas': 3, 'circulos': 1, 'estrella': True}:**

```
python
detector = HoughExtensions()
results = detector.detect_all(image)
```