

مبانی بینایی کامپیوتر

مدرس: محمدرضا محمدی

استخراج شکل

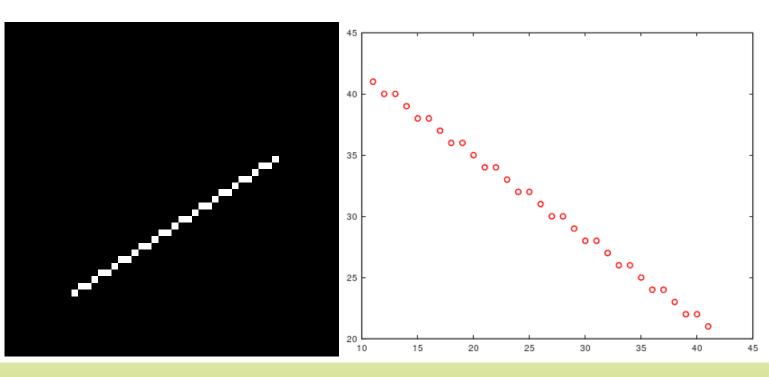
Shape Extraction

تشخيص خط

• معادله خط

• در حالت ساده فرض می کنیم در تصویر تنها ۱ خط وجود داشته باشد

$$y = mx + c$$



ورد؟ c و m و c و m و c و e

$$m, x = \arg\min \sum_{i} (mx_i + c - y_i)^2$$

$$m = \frac{\bar{x}\bar{y} - \bar{x}\bar{y}}{\bar{x}^2 - \bar{x}^2}$$

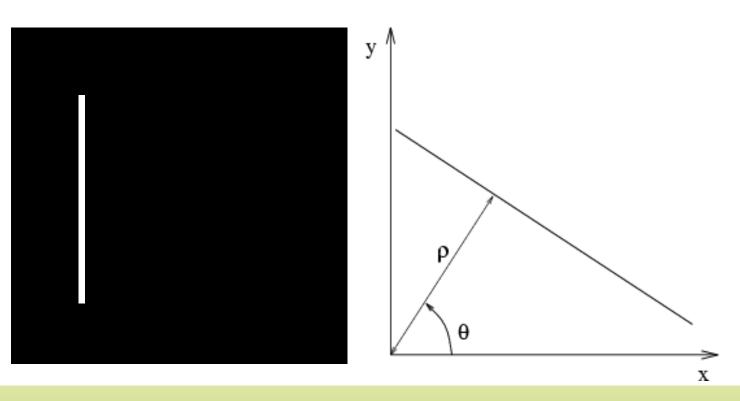
$$c = \bar{y} - m\bar{x}$$

تشخيص خط

$$y = mx + c$$



• معمولا از نمایش قطبی استفاده میشود



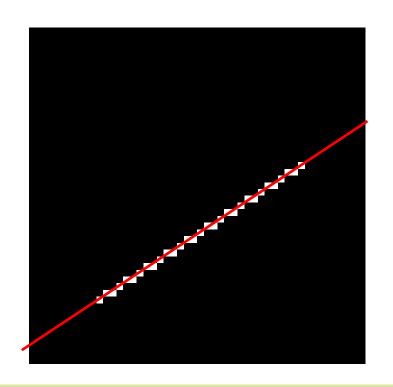
$$x\cos(\theta) + y\sin(\theta) = \rho$$

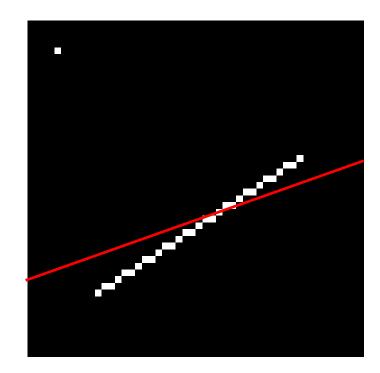
$$\theta = \frac{1}{2} \operatorname{atan} \left(2 \frac{\overline{xy} - \overline{x}\overline{y}}{\overline{x^2} - \overline{y^2} - \overline{x}^2 + \overline{y}^2} \right)$$

$$\rho = \bar{x}\cos(\theta) + \bar{y}\sin(\theta)$$

تشخیص خط

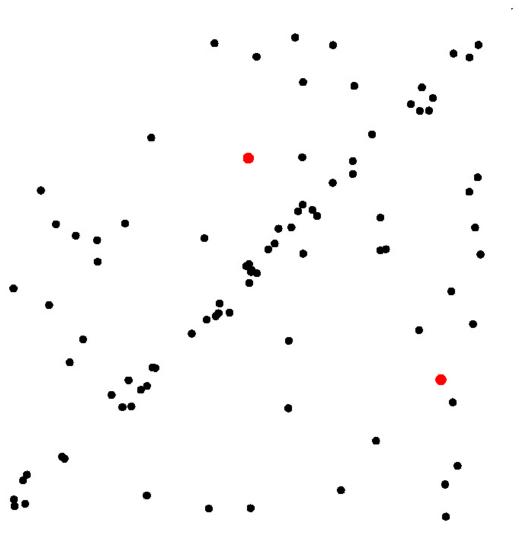
• لبههای دیگر چه اثری می گذارند؟



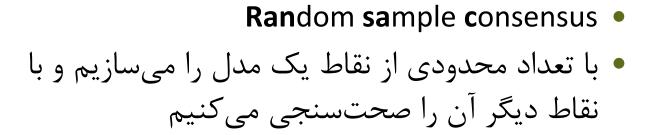


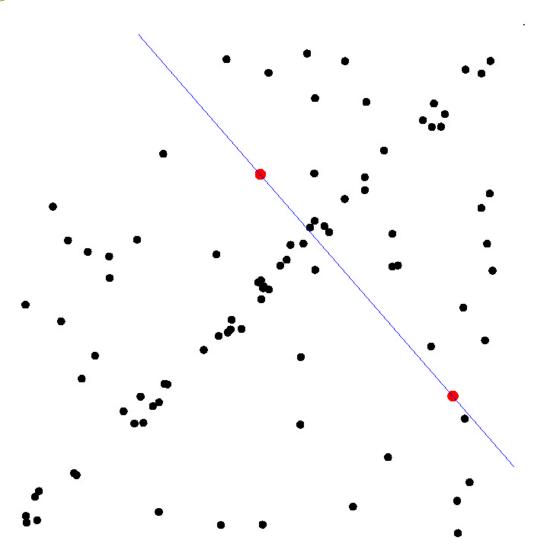


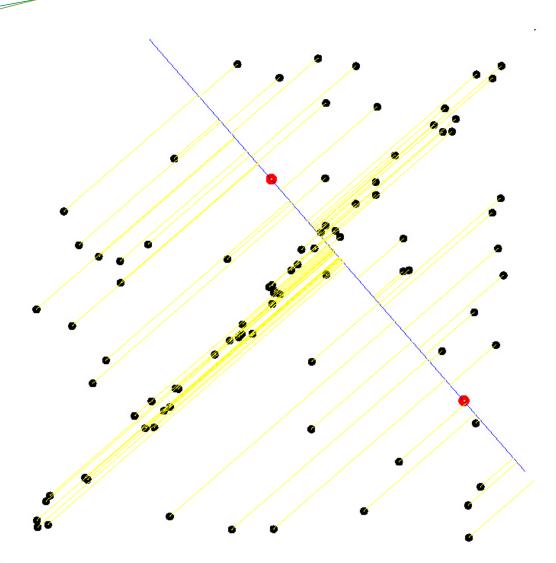
- Random sample consensus •
- با تعداد محدودی از نقاط یک مدل را میسازیم و با نقاط دیگر آن را صحتسنجی میکنیم



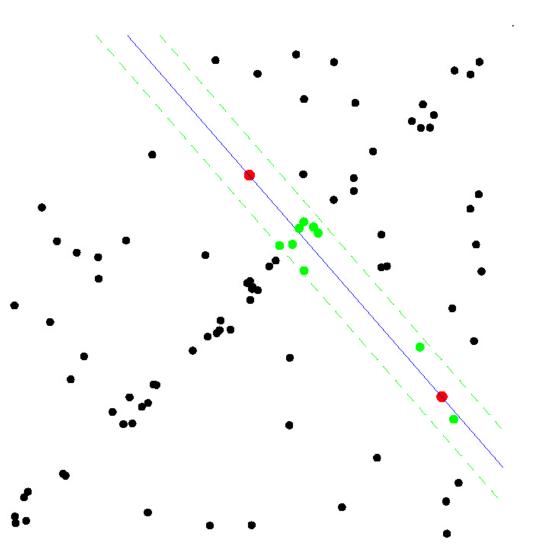
- Random sample consensus •
- با تعداد محدودی از نقاط یک مدل را میسازیم و با نقاط دیگر آن را صحتسنجی میکنیم



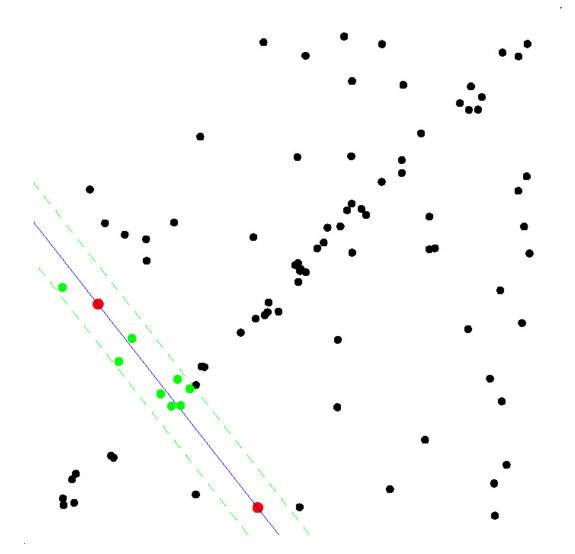




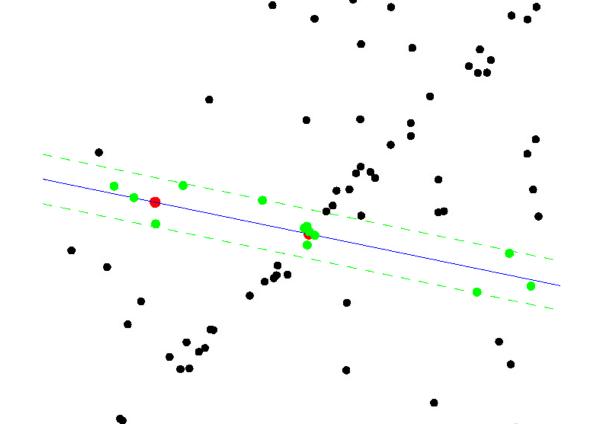
- Random sample consensus •
- با تعداد محدودی از نقاط یک مدل را میسازیم و با نقاط دیگر آن را صحتسنجی میکنیم



- Random sample consensus •
- با تعداد محدودی از نقاط یک مدل را میسازیم و با نقاط دیگر آن را صحتسنجی میکنیم



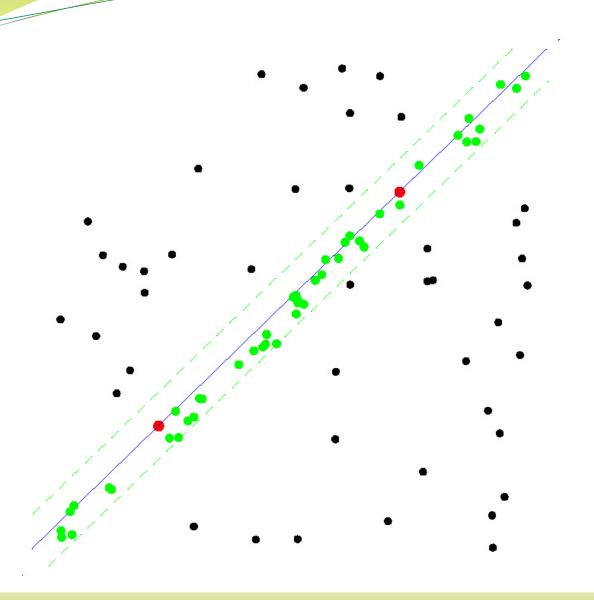
- Random sample consensus •
- با تعداد محدودی از نقاط یک مدل را میسازیم و با نقاط دیگر آن را صحتسنجی میکنیم



- Random sample consensus •
- با تعداد محدودی از نقاط یک مدل را میسازیم و با نقاط دیگر آن را صحتسنجی میکنیم



• با تعداد محدودی از نقاط یک مدل را میسازیم و با نقاط دیگر آن را صحتسنجی میکنیم



- در این الگوریتم، ابتدا مدل با برخی از دادهها که به صورت تصادفی نمونهبرداری شدهاند آموزش میبیند و سپس با استفاده از دادههای دیگر صحتسنجی میشود
 - در نهایت بهترین مدل انتخاب میشود
 - سوال: RANSAC به چه تعداد تکرار نیازمند است؟
 - در حالت ایدهآل، برای یافتن خط با این روش باید تمام ترکیبهای دو نقطهای را بررسی کنیم

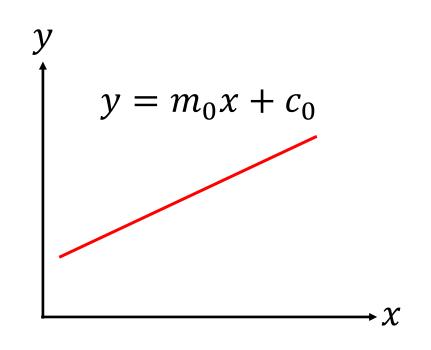
$$\frac{N(N-1)}{2}$$

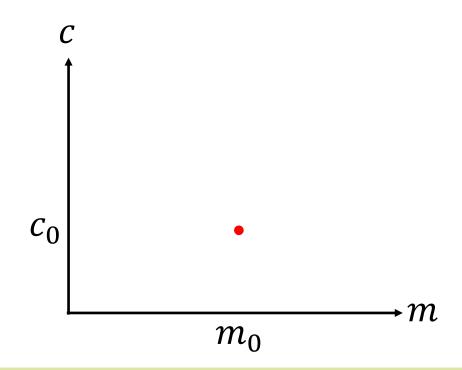
- اگر w نسبت تعداد نقاط inlier به تمام نقاط باشد w
- اگر p احتمال یافتن یک مجموعه از نقاط بدون outlier باشد •
- اگر فرض کنیم برای تخمین یک خط تنها به دو نقطه نیاز داریم
- w^2 احتمال آنکه یک مجموعه کاملا از نقاط inlier •
- اگر k تعداد تکرار باشد، احتمال آنکه هیچ مجموعه درستی انتخاب نشده باشد برابر است با:

$$1 - p = (1 - w^2)^k$$

$$k = \frac{log(1-p)}{log(1-w^2)}$$

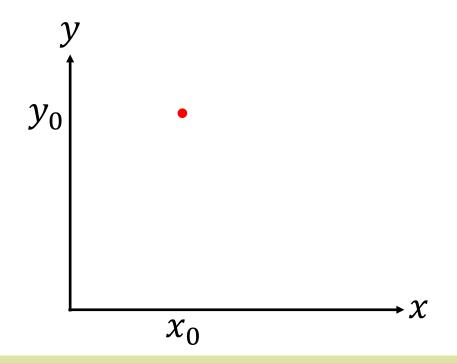
- ایده اصلی تبدیل Hough بر تغییر فضا و رای گیری است
- ست (m,c) است هر خط در فضای (x,y) معادل با یک نقطه در فضای

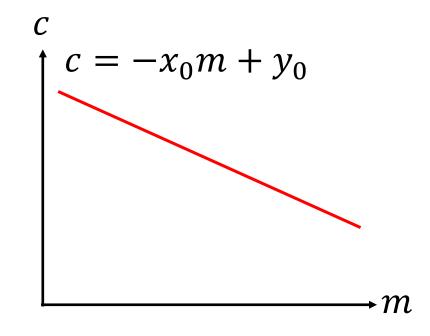




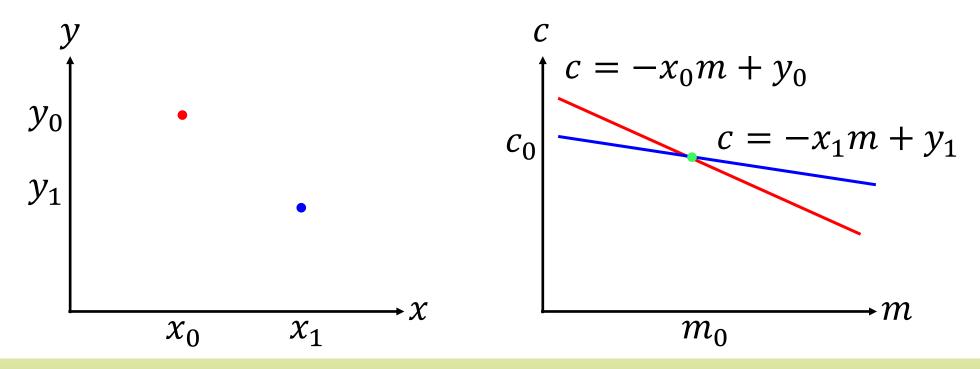
• هر نقطه در فضای تصویر معادل با چه تابعی در فضای هاف است؟

$$y = mx + c$$





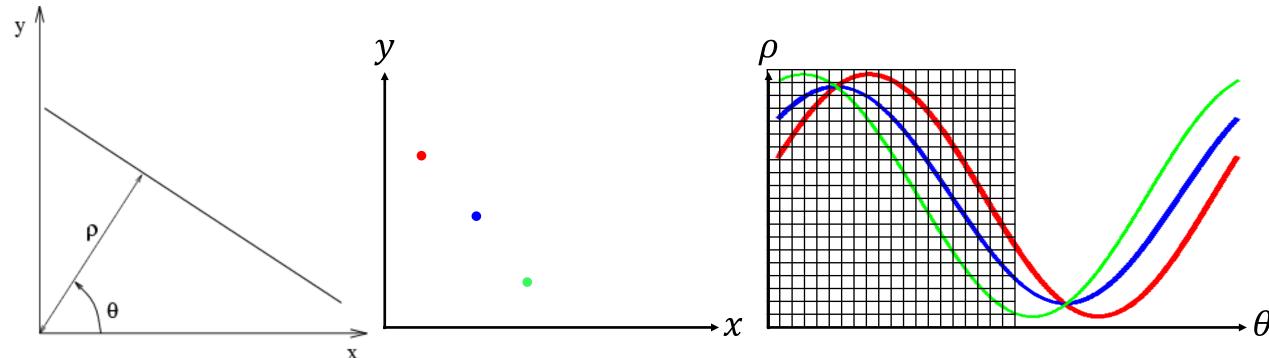
- وضعیت دو نقطه از تصویر اصلی در تبدیل هاف چگونه خواهد بود؟
- خطی که از هر دو نقطه عبور می کند تقاطع دو خط در فضای هاف است

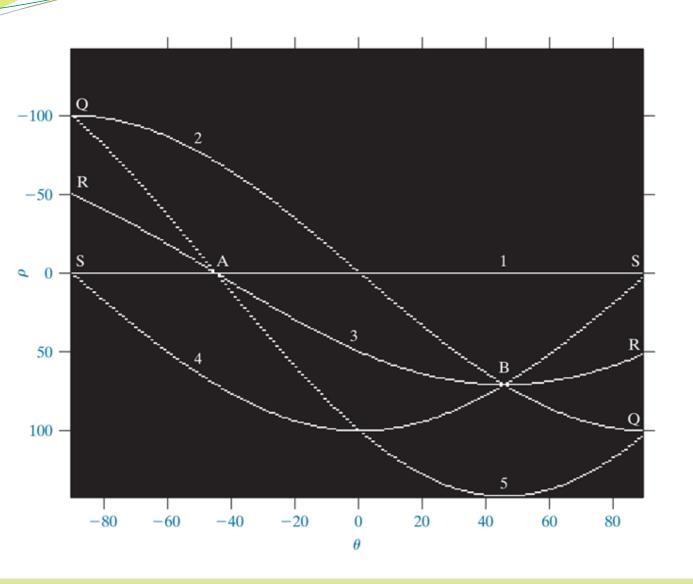


البته فضای (m,c) به دلیل آنکه m می تواند نامحدود باشد مناسب نیست ullet

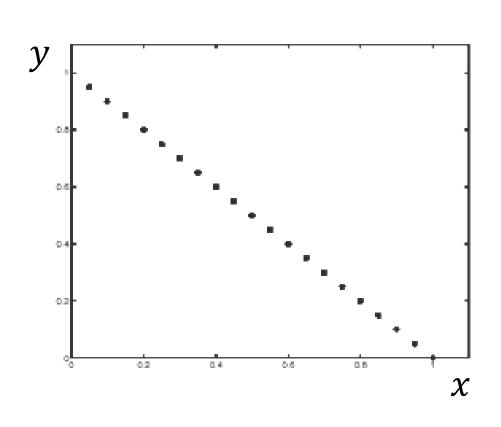
• هر نقطه در فضای تصویر معادل با چه منحنی در فضای (ρ,θ) خواهد بود؟

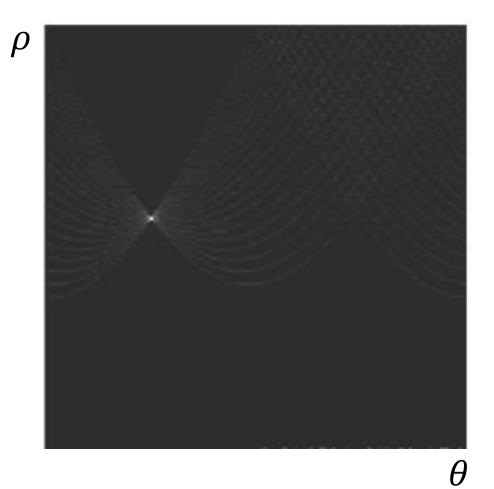
$$x \cos(\theta) + y \sin(\theta) = \rho$$

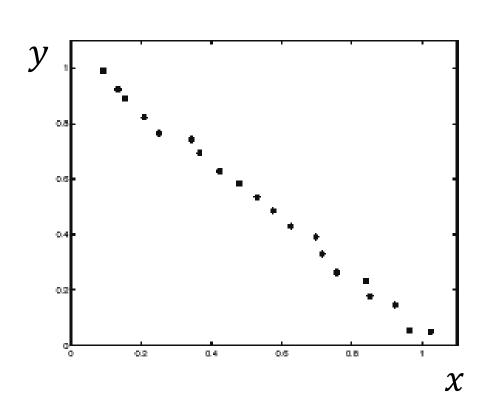


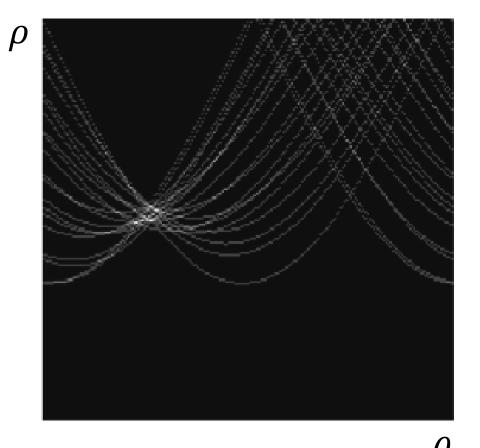


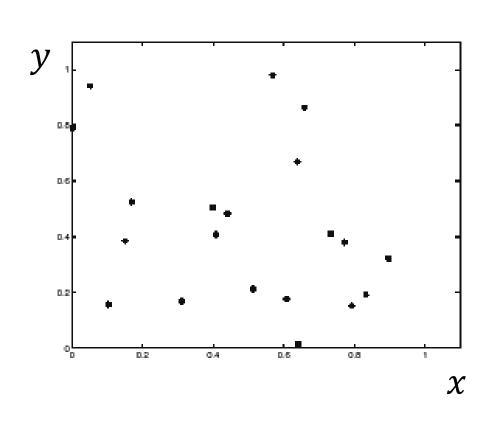


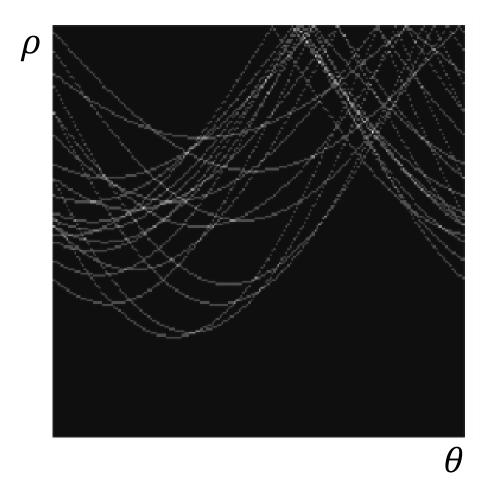






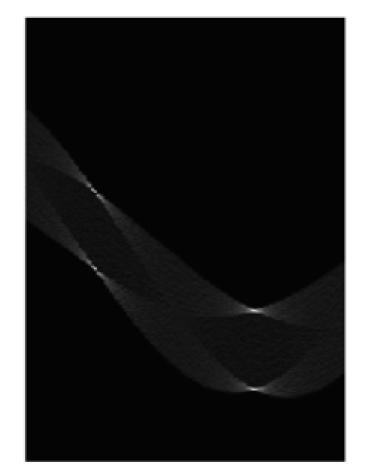


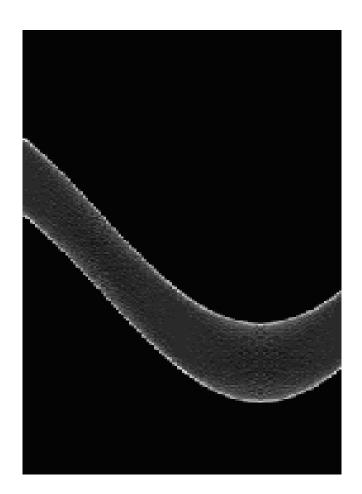




مستطيل



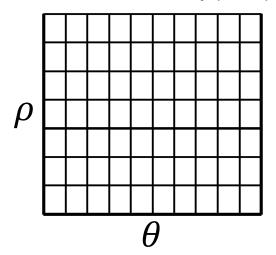


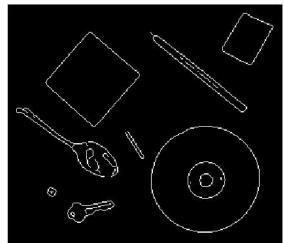


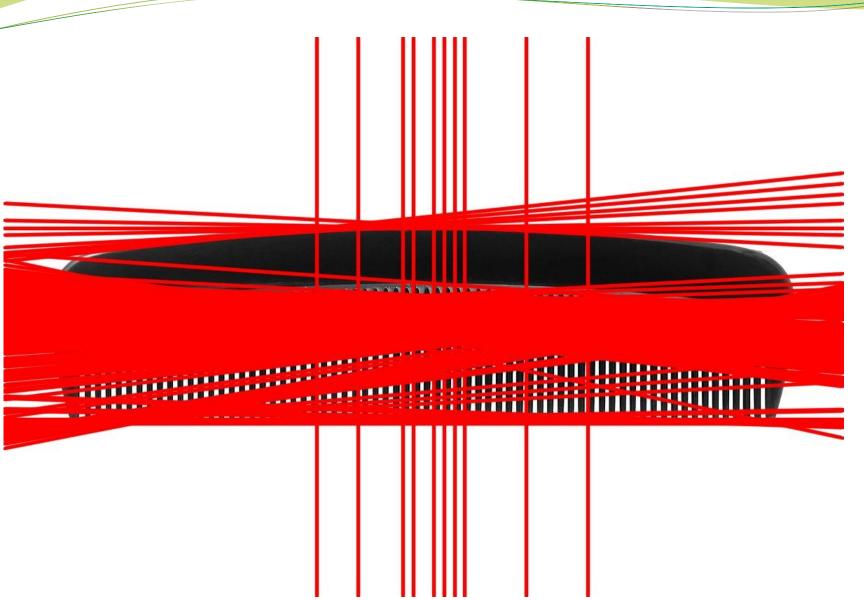
شبه کد تبدیل Hough

- Initialize accumulator H to all zeros
- For each edge point (x, y) in the image For $\theta = 0$ to 180 $\rho = x \cos \theta + y \sin \theta$ $H(\rho, \theta) = H(\rho, \theta) + 1$
- Find the value(s) of (ρ, θ) where $H(\rho, \theta)$ is a large local maximum

H: accumulator array (votes)







شبه کد تبدیل Hough

- H: accumulator array (votes)
- ho

- Initialize accumulator H to all zeros
- For each edge point (x, y) in the image

For
$$\theta = 0$$
 to 180

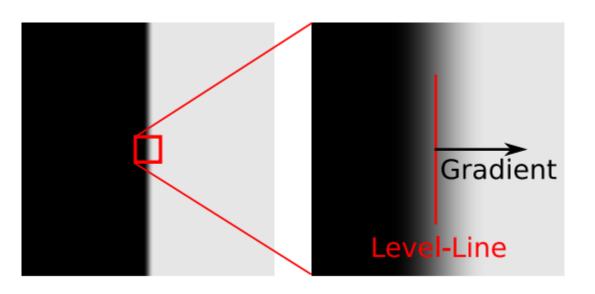
if
$$\left|\cos(\theta - dir(x, y))\right| > threshold$$

$$\rho = x \cos \theta + y \sin \theta$$

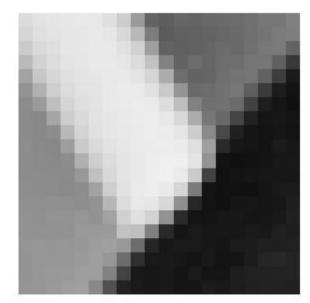
$$H(\rho, \theta) = H(\rho, \theta) + 1$$

• Find the value(s) of (ρ, θ) where $H(\rho, \theta)$ is a large local maximum

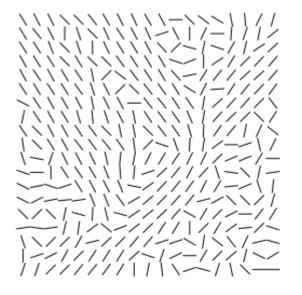
- هدف از این الگوریتم یافتن نقاط ابتدا و انتهای پارهخطهای موجود در تصویر است
 - هر پارهخط بجای ۲ پارامتر توسط ۴ پارامتر مشخص می شود
 - مزیت اصلی الگوریتم LSD آن است که به خوبی از جهت گرادیان استفاده می کند



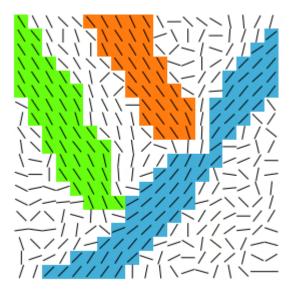
Gradient Level-Line



Image



Level-line Field



Line Support Regions



