## A Combined Corner and Edge Detector<sup>[1]</sup>

陳冠霖

這篇論文是用於尋找圖片邊緣(edge)與角點(corner),方法是基於 Moravec 並改良,改良後的方法有以下四步,如圖 1。

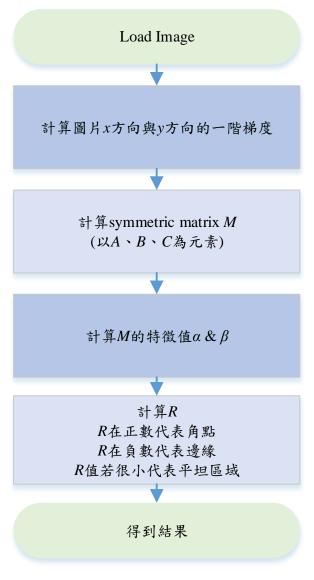


圖 1. 方法流程圖

## 每步驟具體的說明如下:

1. 計算圖片的一階梯度,用近似值計算只需要將圖片做卷積計算,計算 X 方向與 Y 方向的結果。將圖片與[-1 0 1]和它的轉置矩陣分別計算卷積結果即為所求,其中 I 為輸入圖片。

$$X = I * \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \approx \frac{\partial I}{\partial x} \tag{1}$$

$$Y = I * \begin{bmatrix} -1\\0\\1 \end{bmatrix} \approx \frac{\partial I}{\partial y} \tag{2}$$

2. 計算 symmetric matrix M,首先需要計算圖片在一個小方向位移後的強度變化 $E_{x,y}$ 。其中 $w_{u,v}$ 是一個卷積矩陣(3),舊方法使用一個元素為 1 其餘為 0 的方式,但這會使響應有雜訊,故改成更平滑的方式。 $I_{x+u,y+v}$ 是指圖片從(x,y)像素處移動了(u,v)後的圖片像素強度。從論文中公式可以得知 $E_{x,y}$ 其計算方法(4),接著進行化簡,化簡時的計算過程如(5)。接著將結果帶換成  $A \cdot B \cdot C$ ,如(6)。此時可以將原式改寫成較簡潔的方式(7)並化為矩陣計算方式,即可求得矩陣 M。

$$w_{u,v} = e^{\frac{-(u^2 + v^2)}{2\sigma^2}} \tag{3}$$

$$E_{x,y} = \sum_{u,v} w_{u,v} [I_{x+u,y+v} - I_{u,v}]^{2}$$

$$E_{x,y} = \sum_{u,v} w_{u,v} [I_{x+u,y+v} - I_{u,v}]^{2}$$

$$-\sum_{u,v} w \left[I_{x+u,y+v} - I_{x+u,v}\right]^{2} + \frac{\partial I}{\partial x^{2}} (y+y-y) - I_{x+v}$$

$$= \sum_{u,v} w \left[I_{x+u,y+v} - I_{x+v,v}\right]^{2}$$
(4)

$$= \sum_{u,v} w_{u,v} \left[ I_{u,v} + \frac{\partial I}{\partial x} (x + u - u) + \frac{\partial I}{\partial y} (y + v - v) - I_{u,v} \right]^2$$

$$= \sum_{u,v} w_{u,v} \left[ \frac{\partial I}{\partial x}(x) + \frac{\partial I}{\partial y}(y) \right]^2 \tag{5}$$

$$= \sum_{u,v} w_{u,v} [Xx + Yy]^{2}$$

$$= \sum_{u,v} w_{u,v} [X^{2}x^{2} + 2XYxy + Y^{2}y^{2}]$$

$$A = X^{2} * w_{u,v}$$

$$B = Y^{2} * w_{u,v}$$

$$C = (XY) * w_{u,v}$$
(6)

$$E_{x,y} = Ax^{2} + 2Cxy + By^{2}$$

$$= \begin{bmatrix} x & y \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A & C \\ C & B \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} x & y \end{bmatrix} M \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$
(7)

- 3. 求矩陣 M 之特徵值  $\alpha \circ \beta$ ,此特徵值為論文中 Figure 5.的兩軸,且根據論文所述, $\alpha \circ \beta$  與局部自相關函數(local autocorrelation function)的曲率成正比,這也形成了矩陣 M 的旋轉不變。此時有三個情況可以被討論:
  - α、β皆小:代表曲率小、局部自相關函數是平坦的,圖片 附近區域的強度差距不大。
    - II.  $\alpha$  大、 $\beta$  小或者  $\alpha$  小、 $\beta$  大:代表曲率一邊高一邊低,局

部自相關函數是脊狀的,此時沿著脊狀移動的的變化小,垂直於脊狀移動的變化大,表示為邊緣。

III. α、β 皆大:代表兩者曲率皆高,局部自相關函數達到峰值,所以任何方向的偏移都會有差異,表示為角點。

4. 計算響應度量 R,計算方式首先因為旋轉不變性,故計算 M的跡數Tr(M)與行列式值Det(M),分別如(8)與(9)。接著計算響應 R,如(10),其中 k 為常數。若 R 為正數則代表為角點; R 為負數代表為邊緣; R 若值小代表為平坦區域,如圖 2。

$$Tr(M) = \alpha + \beta = A + B$$
 (8)

$$Det(M) = \alpha\beta = AB - C^2 \tag{9}$$

$$R = Det(M) - kTr(M)^2 (10)$$

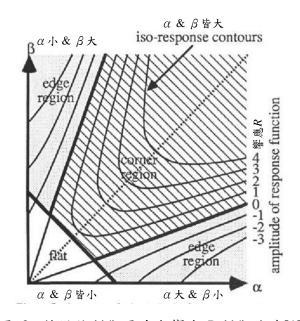


圖 2. 特徵值判斷區域與響應 R 判斷曲線[1]

論文最後提及到,連接補全與自適應計算閥值(R 的區間在哪裡 到哪裡會被判斷為角點、邊、平坦區域等)還需要再持續研究。

在論文發表後 40 年的今天已經有許多偵測邊緣與角點的方式被 發現了,但就我所知都是使用深度學習,在閥值最佳化與超參數最佳 化應該使用深度學習可以更好解決問題。

## References

[1] C. Harris and M. Stephens, "A Combined Corner and Edge Detector," in *Proceedings of the Alvey Vision Conference 1988*, Alvey Vision Club, 1988, pp. 23.1-23.6. doi: 10.5244/C.2.23.