

VFX 4/20 上課筆記

R93942119 陳元龍

Outline :

- Singular value decomposition(SVD 分解)
- Epipolar geometry and fundamental matrix
- Structure from motion(本次上課主題)
- Applications
- Factorization methods(在第三次作業中用得到，如果用 4/13 所提

到的方法，雖然準確性佳但缺點為要去更改 patterns)

- Orthogonal
- Missing data
- Projective
- Projective with missing data

一、 SVD

Note：任一矩陣可以代表一個 transformation！！

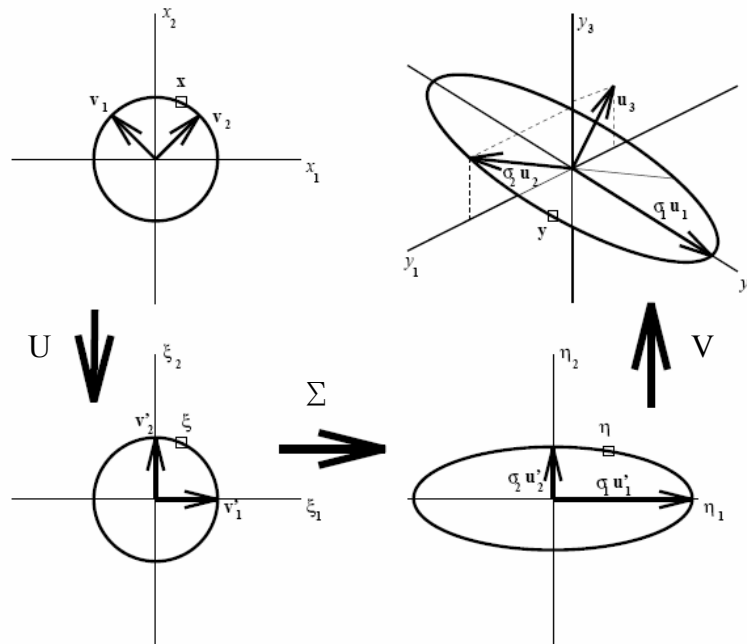
一個矩陣可以寫成： $A = U\Sigma V^T$

其中 U、V 為兩個正交的矩陣，而 Σ 則為一個對角矩陣

特性：1. 每一個 $m*n$ 的矩陣都可以轉為 SVD

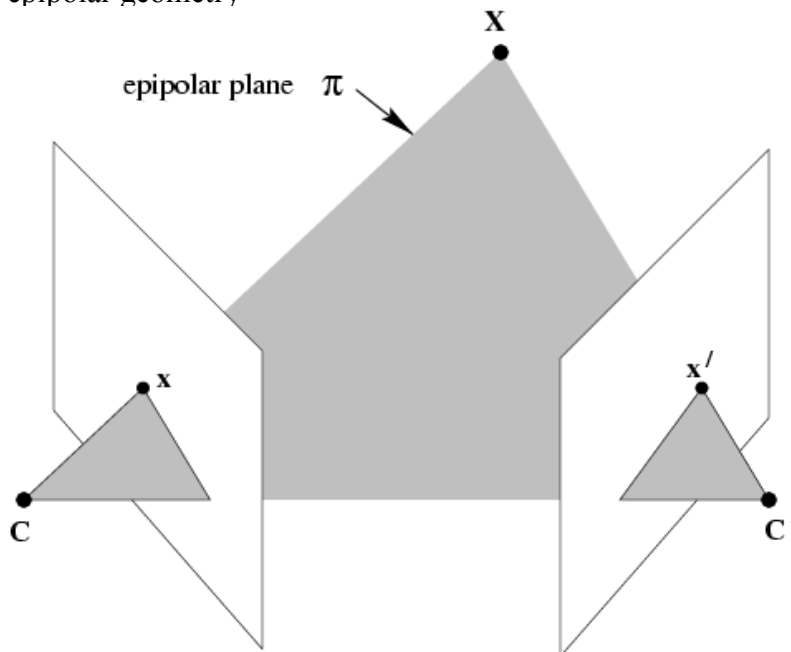
2. The diagonal entries of the stretcher matrix are called the "singular values of A ".

SVD 的使用：我們可以利用矩陣來達到轉換的目標



二、 Epipolar geometry and fundamental matrix

A. 簡介 epipolar geometry :

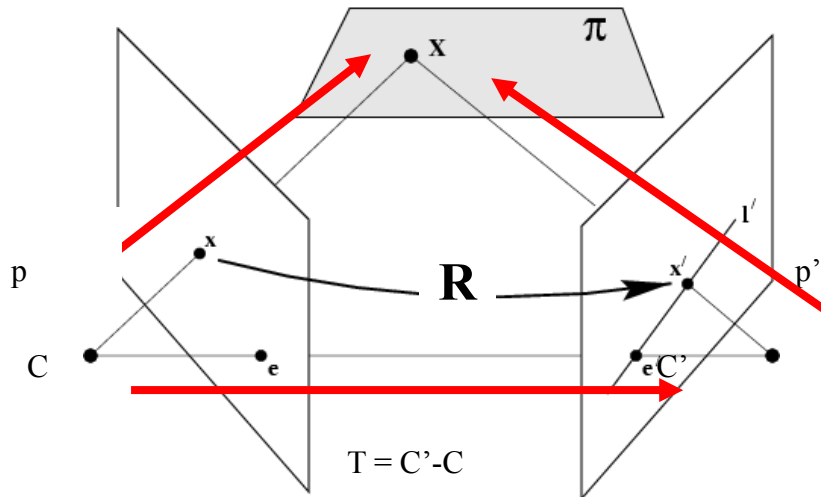


X 為目標物體，可以調整位置，造成不同的 line、plane、pole。

X 跟 C 與 X 跟 C' 分別產生 x 及 x' ，又 C 跟 C' 的交線在兩平面上會穿過兩點 e 、 e' (此兩點即為 epipolar pole)，則 $x-e$ 及 $x'-e'$ 兩線段為 epipolar line (可拿來做 linear search)。

B. Fundamental matrix F :

Goal : 兩台相機在焦點 C、C' 所產生的相對座標不同，我們要試著在兩個不同的座標系統中，找出一個關係，使得這兩個座標間可以輕易換算成另一個。



其中 $\mathbf{p} = \mathbf{X} - \mathbf{C}$, $\mathbf{p}' = \mathbf{X} - \mathbf{C}'$

數學推導 :

$$\mathbf{p}' = \mathbf{R}(\mathbf{p} - \mathbf{T})$$

$$(\mathbf{p} - \mathbf{T})^T (\mathbf{T} \times \mathbf{p}) = 0$$

$$\Rightarrow (\mathbf{R}^T \mathbf{p}')^T (\mathbf{T} \times \mathbf{p}) = 0$$

$$\text{又 } \mathbf{T} \times \mathbf{p} = \mathbf{S} \mathbf{p} \quad \mathbf{S} = \begin{bmatrix} 0 & -T_z & T_y \\ T_z & 0 & -T_x \\ -T_y & T_x & 0 \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow (\mathbf{p}'^T \mathbf{R})(\mathbf{S} \mathbf{p}) = 0$$

$$\Rightarrow \mathbf{p}'^T \mathbf{E} \mathbf{p} = 0 \quad \text{-----} (*) \quad \text{E 爲 essential matrix}$$

How to find \mathbf{x} 、 \mathbf{x}' ?? (兩個點在不同的參考座標上)

\mathbf{M} 、 \mathbf{M}' : intrinsic parameters

$$\mathbf{p} = \mathbf{M}^{-1} \mathbf{x} \quad \mathbf{p}' = \mathbf{M}'^{-1} \mathbf{x}'$$

代回(*)式中整理後可得

$$\mathbf{x}'^T \mathbf{M}'^{-T} \mathbf{E} \mathbf{M}^{-1} \mathbf{x} = 0$$

再令中間三項為一個矩陣 F ，此矩陣即為 **fundamental matrix** 即

$$\mathbf{x}'^T \mathbf{F} \mathbf{x} = 0 \quad \text{-----}(A)$$

很明顯的可以看出，如果我們有 F 這個矩陣的話，那麼 x' 就可以輕易的被找出，但是如何找到 **fundamental matrix** 呢?!

先來看看 **fundamental matrix** F 的一些特性：

- 0. F is unique 3×3 with rank 2 matrix which satisfies (A) for all x and x'
- 1. **Transpose:** if F is fundamental matrix for (P, P') , then F^T is fundamental matrix for (P', P)
- 2. **Epipolar lines:** $l' = Fx$ & $l = F^T x'$
- 3. **Epipoles:** on all epipolar lines, thus $e'^T F x = 0, \forall x \Rightarrow e'^T F = 0$, similarly $F e = 0$
- 4. F has 7 d.o.f., i.e. $3 \times 3 - 1$ (homogeneous) - 1 (rank 2)
- 5. F is a correlation, projective mapping from a point x to a line $l' = Fx$ (not a proper correlation, i.e. not invertible)

C. Find fundamental matrix F

$$\mathbf{x}'^T \mathbf{F} \mathbf{x} = 0$$

其中

$$\mathbf{F} = \begin{bmatrix} f_{11} & f_{12} & f_{13} \\ f_{21} & f_{22} & f_{23} \\ f_{31} & f_{32} & f_{33} \end{bmatrix}$$

Because F is of rank 2, so we can use only 8 pair match points
8-point algorithm :

$$\begin{bmatrix} u_1 u_1' & v_1 u_1' & u_1' & u_1 v_1' & v_1 v_1' & v_1' & u_1 & v_1 & 1 \\ u_2 u_2' & v_2 u_2' & u_2' & u_2 v_2' & v_2 v_2' & v_2' & u_2 & v_2 & 1 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ u_n u_n' & v_n u_n' & u_n' & u_n v_n' & v_n v_n' & v_n' & u_n & v_n & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} f_{11} \\ f_{12} \\ f_{13} \\ f_{21} \\ f_{22} \\ f_{23} \\ f_{31} \\ f_{32} \\ f_{33} \end{bmatrix} = 0$$

f33 可視為 1，因為 rank=2。

只要找到八組 match points 代入上式，即可求得 fundamental matrix F。

因為 F 是 rank=2 的 matrix，故用 F' 來取代 F，且 minimizes $\|F-F'\|$ subject to $\det(F')=0$ 。

用之前的 SVD 可以將 F 分解為三個矩陣的乘積，

其中

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_3 \end{bmatrix}$$

再令

$$\Sigma' = \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

則最後得到

$$F' = U \Sigma' V^T$$

才是我們所想要的答案。

8-point algorithm 的優缺點：

優：線性、易實現且快速

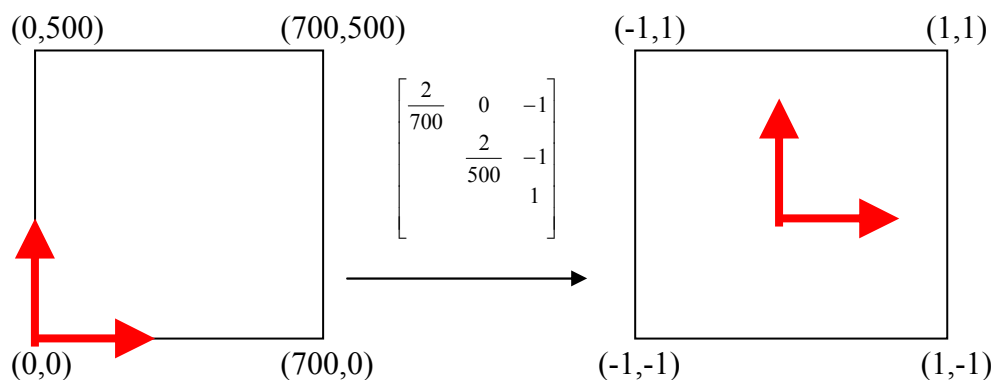
缺：易被 noise 所影響

另一個較好的方法：Normalized 8-point algorithm

What is “normalized” ??

A：簡而言之是將座標的原點放在中間。

圖例：

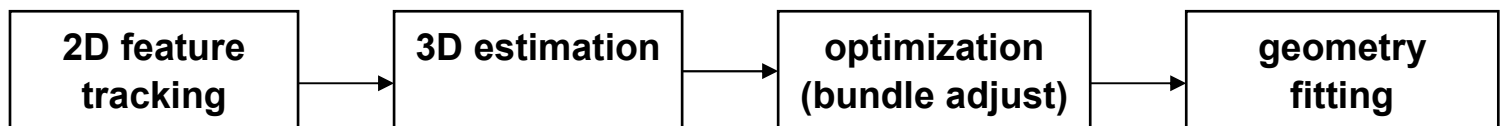


How to implement normalized 8-point algorithm?

1. $\hat{\mathbf{x}}_i = \mathbf{T}\mathbf{x}_i$ $\hat{\mathbf{x}}'_i = \mathbf{T}'\mathbf{x}'_i$
2. call 8-point on $\hat{\mathbf{x}}_i, \hat{\mathbf{x}}'_i$ to obtain $\hat{\mathbf{F}}$
3. $\mathbf{F} = \mathbf{T}'^T \hat{\mathbf{F}} \mathbf{T}$

三、Structure from motion

自動分析，也叫作 automatic camera tracking or match moving(實用在電影界)



SFM pipeline

Step 1 : Track feature

可用 KLT tracking(效果不太佳)

SIFT(效果較好)

Step 2 : Estimate motion and structure

作業三主要 focus 在這地方

Step 3 : Refine estimation(bundle adjustment)

如果這個步驟有做的話，效果會比較好

Step 4 : Recover surfaces

較不會碰到

Note 1 : HW3 要拍攝場景時，不要變動太大，因為 track 的部分可能會很難做，且鏡頭要遠一點，不能只拍牆。

Note 2 : lens distortion 對 recover 時較有用，做 matchmoving 時可不考慮。

Factorization methods :

SFM under orthographic projection :

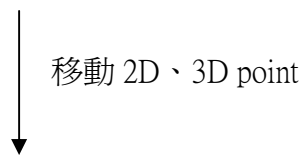
$$\mathbf{q} = \mathbf{\Pi p} + \mathbf{t}$$

\mathbf{q} : 2*1 , 2D image point

π : 2*3 , orthographic projection matrix

\mathbf{p} : 3*1 , 3D image point

\mathbf{t} : 2*1 , image offset



$$\mathbf{q} = \mathbf{\Pi p}$$

Factorization

Projection of n features in one image :

$$\begin{bmatrix} \mathbf{q}_1 & \mathbf{q}_2 & \cdots & \mathbf{q}_n \end{bmatrix} = \mathbf{\Pi} \begin{bmatrix} \mathbf{p}_1 & \mathbf{p}_2 & \cdots & \mathbf{p}_n \end{bmatrix}$$

$2 \times n \qquad 2 \times 3 \qquad 3 \times n$

Projection of n features in m images :

$$\begin{bmatrix} \mathbf{q}_{11} & \mathbf{q}_{12} & \cdots & \mathbf{q}_{1n} \\ \mathbf{q}_{21} & \mathbf{q}_{22} & \cdots & \mathbf{q}_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathbf{q}_{m1} & \mathbf{q}_{m2} & \cdots & \mathbf{q}_{mn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{\Pi}_1 \\ \mathbf{\Pi}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{\Pi}_m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{p}_1 & \mathbf{p}_2 & \cdots & \mathbf{p}_n \end{bmatrix}$$

$2m \times n \qquad 2m \times 3 \qquad 3 \times n$

↓ ↓ ↓

$\mathbf{W} \qquad = \qquad \mathbf{M} \qquad \mathbf{S}$

Rank(W)=3 (assuming no noise)

對 W 作 SVD 可得

$$\begin{aligned}W &= U_{2m \times 2m} \Sigma_{2m \times n} V^T_{n \times n} = M_{2m \times 3} * S_{3 \times n} \\W' &= U'_{2m \times 3} \Sigma'_{3 \times 3} V'^T_{3 \times n} = (U' \sqrt{\Sigma'}) (\sqrt{\Sigma'} V'^T) \\&= M' * S'\end{aligned}$$