

# 視訊處理作業報告

HW2

## Full and Fast Motion Estimation Algorithms

授課教授：柳金章

學 生：楊憲閔

學 號：613410047

Due date：2024/04/30

Date hand in：2024/05/08

# 目錄

Technical description.....	3
Experimental results.....	7
Discussions .....	13
References and Appendix .....	14

# Technical description

Motion Estimation 是視訊壓縮技術中的核心技術，主要透過「區塊比對」(Block Matching) 來估計前後 frame 間像素的移動情形，藉由 motion vector 進行預測與壓縮。在本次作業中，我們實作了三種常見的 motion estimation 演算法，並針對不同 block 大小與搜尋範圍進行比較，方法如下：

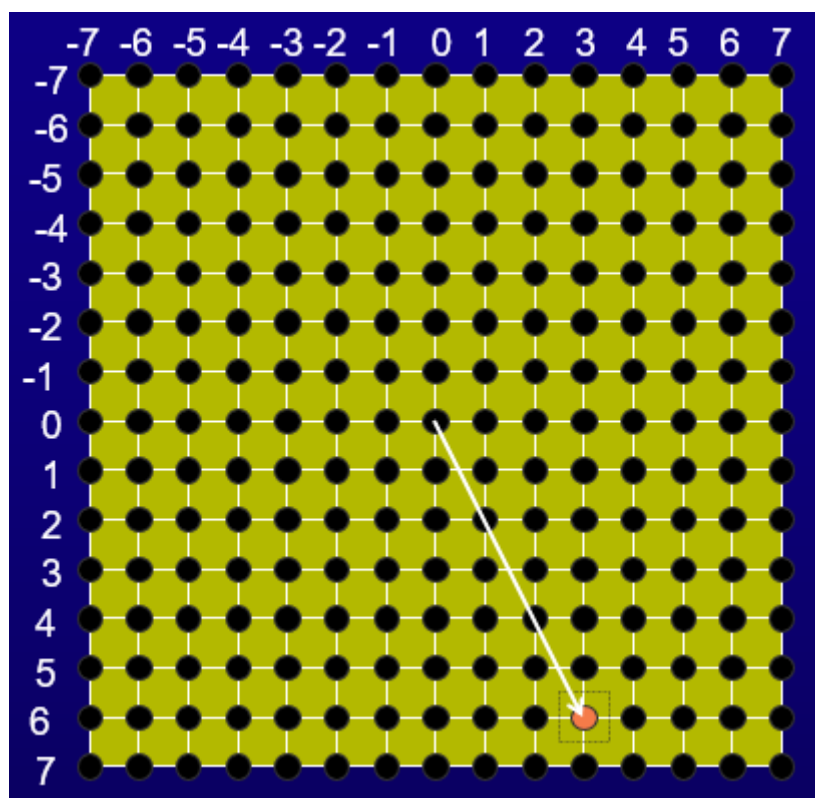
## 1. Full search algorithm:

Full Search 是最精確但計算量最大的區塊比對方法。對每個  $8 \times 8$  或  $16 \times 16$  的區塊，會在 reference frame 的整個搜尋範圍 ( $\pm 8$  或  $\pm 16$  像素) 中搜尋所有可能的位置，計算每個候選區塊與 current block 的 Mean Absolute Difference (MAD)，以找出最佳匹配點。其優點是能找到最小誤差的 motion vector，但缺點是運算時間非常長。實作流程如下：

- (1) 準備前一個 frame(reference frame)與現在的 frame(target frame)。
- (2) 將 target frame 和 reference frame 中的每個 mini block 拆出來(大小依需求，例如說題目要求為  $8 \times 8$  或  $16 \times 16$ )。
- (3) 以當前 mini block 為中心，定義一個正方形的搜索範圍(大小

也依需求，例如說題目要求為 8 或 16)

- (4) 對 target frame 中的每個 mini block，在 reference frame 中的搜索範圍內搜尋所有可能的 reference block。並對每個 reference block 計算它和當前 mini block 之間的平均絕對誤差 (mean absolute differences, MAD)。
- (5) 重複步驟(4)，直到搜尋完 target frame 中所有的 mini block。並紀錄所有的 motion vector 傳送給編碼器，以便將它們壓縮並傳送到解碼器。
- (6) 在解碼器使用 motion vector 和 reference frame 來重建 frame。

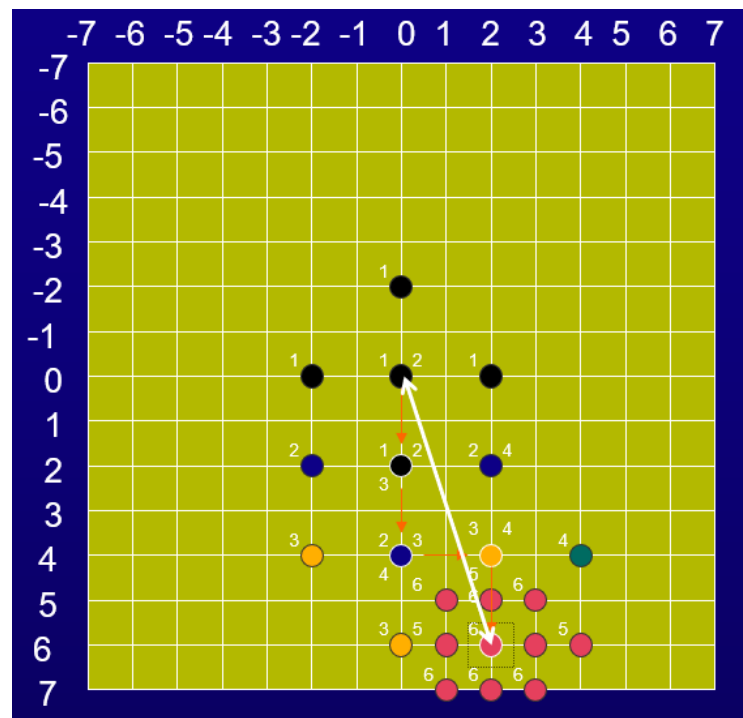


圖(1) Full search algorithm 示例圖。

## 2. 2D logarithm search algorithm :

2D Logarithmic Search 為一種快速搜尋方法，使用十字形範圍來遞迴縮小搜尋區域。每輪搜尋會以目前的最佳位置為中心，使用 step size 搜尋上下左右 4 個點，計算 MAD 並更新中心位置。當 step size 降為 1 時停止。此法大幅減少搜尋次數，提升效率，但可能錯過全域最佳解。步驟如下：

- (1) 透過 step size 找出候選位置(4 點加中心)，並計算個別的 MAD。
- (2) 利用 MAD 更新中心點，即中心點更新為 MAD 最小的候選點。
- (3) 計算新的中心點與舊中心點的差距作為 motion vector。
- (4) 重複步驟(1)至(3)，直到找到最佳點並回傳 motion vector。

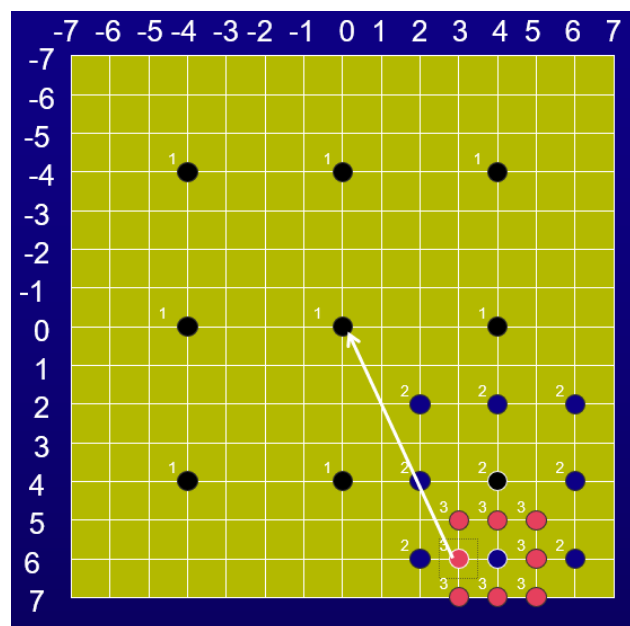


圖(2) 2D logarithm search algorithm 示例圖。

### 3. 3-step search algorithm :

3-Step Search 是另一種快速搜尋法，以中心點利用 step size 搜尋九宮格周圍點，找出誤差最小的位置作為新中心，並將步長減半後繼續搜尋。相比於 2D Log Search，3-Step Search 在搜尋範圍內覆蓋更全面，因此在精度與效率間取得較佳平衡。步驟如下：

- (1) 定義搜尋區域(依據 block size 與 search size)並設定 step size，此決定了每次搜尋時 block 移動的距離。step 越大，搜尋速度就越快，但準確度則會降低。
- (2) 以搜尋區域中心為起始點，按照設定好的 step size 選出 9 個候選點，計算 MAD 來得到兩個 block 的相似度。
- (3) 利用 MAD 更新中心點，並將 step size 減半。
- (4) 重複步驟(2)至(3)，直到找到最佳點並回傳 motion vector。



圖(3) 3-step search algorithm 示例圖。

# Experimental results

## 1. 程式執行流程：

(1) 確保已安裝相關 module，本次作業使用 module 如下所示：

```
import cv2
import numpy as np
import os
import time
```

圖(4) 會使用到的 module

- (2) 進到作業的目錄底下，會看到 HW2\_test\_sequence 資料夾、main.py 檔及此 pdf 檔。點右鍵按在終端中開啟，輸入 python main.py，程式即開始執行。
- (3) 程式會讀取兩個 sequence 的資料並進行作業要求的 algorithm，並會一一進行不同的 block size、search range 等等測試，並輸出於各自的輸出資料夾中。

## 2. 程式執行結果：

(1) 輸出形式：

階層式架構，例如說現在我對 s1 做 full search，block size 為 16、search range 為 8，則輸出結果(重建回來的 frame)會放置

於./s1/full\_search/search\_range\_8\_block\_size\_16 底下，依此類推。並該次的所有 PSNR 結果會放置於對應的資料夾底下。

## (2) 結果比較：

以下進行不同 motion estimation 和 search range 的 PSNR 比較(四捨五入至小數點第 2 位，單位為 db)。

表(1) Search range 為 8，block 大小為 8x8，不同方法對 s1 做 motion estimation 之 PSNR。

	1. bmp	25. bmp	50. bmp	75. bmp	90. bmp
Full search	38.19	33.48	32.10	32.21	31.00
2D logarithm search	34.82	31.11	30.37	30.35	29.68
3-step search	36.18	31.69	31.06	30.95	30.16

表(2) Search range 為 8，block 大小為 16x16，不同方法對 s1 做 motion estimation 之 PSNR。

	1. bmp	25. bmp	50. bmp	75. bmp	90. bmp
Full search	36.90	30.15	28.87	29.00	28.49
2D logarithm search	34.22	28.68	27.70	27.87	27.48
3-step search	36.27	29.49	28.56	28.45	28.15



表(3) Search range 為 16，block 大小為 8x8，不同方法對 s1 做

motion estimation 之 PSNR。

	1. bmp	25. bmp	50. bmp	75. bmp	90. bmp
Full search	38.27	33.53	32.25	32.33	31.06
2D logarithm search	34.65	30.77	30.27	30.19	29.48
3-step search	35.59	31.81	30.89	30.95	30.19

表(4) Search range 為 16，block 大小為 16x16，不同方法對 s1 做

motion estimation 之 PSNR。

	1. bmp	25. bmp	50. bmp	75. bmp	90. bmp
Full search	36.99	30.42	29.40	29.04	28.75
2D logarithm search	34.18	28.73	27.75	27.95	27.59
3-step search	36.04	29.59	28.62	28.43	28.12

(s2 之 frame 非 0 起始，因此結果取於 PSNR 輸出中的 i-1. bmp 之結果，例如 2. bmp 就是看 Reconstructed frame 1 PSNR 這個項目)

表(5) Search range 為 8，block 大小為 8x8，不同方法對 s2 做 motion estimation 之 PSNR。

	2. bmp	15. bmp	30. bmp
Full search	36.46	30.03	30.72
2D logarithm search	34.70	28.44	29.43
3-step search	35.70	28.38	29.75

表(6) Search range 為 8，block 大小為 16x16，不同方法對 s2 做 motion estimation 之 PSNR。

	2. bmp	15. bmp	30. bmp
Full search	35.40	26.92	27.73
2D logarithm search	34.00	25.96	27.10
3-step search	34.85	26.40	27.04

表(7) Search range 為 16，block 大小為 8x8，不同方法對 s2 做  
motion estimation 之 PSNR。

	2. bmp	15. bmp	30. bmp
Full search	36.54	30.96	31.03
2D logarithm search	34.53	29.27	29.65
3-step search	35.53	29.22	29.98

表(8) Search range 為 16，block 大小為 16x16，不同方法對 s2 做  
motion estimation 之 PSNR。

	2. bmp	15. bmp	30. bmp
Full search	35.43	27.59	27.89
2D logarithm search	33.85	27.14	27.17
3-step search	34.81	26.65	27.04

表(9) 不同 motion estimation 和 search range 與 block size 在  
s1 的執行時間(示例：(block size, search range))(四捨五入至  
小數點第 2 位)。

	(8, 8)	(8, 16)	(16, 8)	(16, 16)
Full search	160.69 s	641.30 s	47.44 s	181.37 s
2D logarithm search	12.33 s	17.22 s	3.76 s	4.30 s
3-step search	17.87 s	26.92 s	5.31 s	7.60 s

表(9) 不同 motion estimation 和 search range 與 block size 在

s2 的執行時間(示例：(block size, search range))(四捨五入至

小數點第 2 位)。

	(8, 8)	(8, 16)	(16, 8)	(16, 16)
Full search	64.30 s	236.16 s	17.99 s	65.76 s
2D logarithm search	4.58 s	6.41 s	1.25 s	1.50 s
3-step search	6.93 s	9.56 s	1.85 s	2.60 s

# Discussions

Full search algorithm 考慮到所有可能的點，以此找到最佳匹配點，但缺點為計算量非常大，執行時間會很久。

2D logarithm search algorithm 採用十字形搜尋，只抓同水平垂直方向的 4 點，搜尋用的 window size 從大範圍的搜尋逐漸縮小搜尋範圍。好處是計算量少，執行時間短，但缺點是這種十字形搜尋有時只能找到靠近最佳點的點，而不一定可以找到最佳點。

3-step search algorithm 類似於 2D logarithm search algorithm，只是不同之處在於它是採用九宮搜尋，每步搜尋完後 window size 會減半，從大範圍的搜尋逐漸縮小搜尋範圍。計算量和執行時間比 2D logarithm search algorithm 略長一些(因為多抓了一些候選點)，但比依然比 Full search algorithm 短上許多，且和 2D logarithm search algorithm，3-step search algorithm 找到最佳點的機會比較大(因為有更多的候選點做選擇)。

若從 search range 來比較， $\pm 8$  pixels 的計算量較少，但在快速移動的場景，也就是兩張連續影像之間有明顯變化的情況下，其計算上容易無法找到最佳點，影像還原的效果較差。 $\pm 16$  pixels 雖然計算量較大，但在快速移動的場景中容易找到最佳匹

配，影像還原效果較好。

若從 block size 來比較， $8 \times 8$  在高細節區中可以得到較好的 motion estimation，但計算量大，其還原影像沒有平滑效果但容易有缺陷。 $16 \times 16$  在低細節區進行 motion estimation 時計算量較小，其還原影像不易有缺陷但在高細節區中容易有過度平滑的現象。

# References and Appendix

<https://www.youtube.com/watch?v=jRrs90xLTYM>

<https://www.youtube.com/watch?v=8eZ2EA1q7As>