GPGPU Assignment #3

Acceleration Part

b02901065 電機四 李洺曦

在加速部份,我採用的是hirarchical method,先將mask與target縮放(sampling)至1/8倍成mask_1, target_1,利用縮放後的mask_1與target_1對背景做固定值的運算,接著使用Jacobi Iteration運算數次後,將target_1的結果以及mask_1使用nearest-neighbor插值法放大兩倍,為result_2與mask_2,此時將target再次縮放為1/4倍成target_2,使用target_2與放大後的mask_2去做固定值的運算,並將result_2代入Jacobi Iteration Solver,持續執行到原尺寸時,改為使用target與放大後的mask_4做固定值的運算,使從較小的圖片放大後的結果能夠依照原圖gradient的分佈將nearest-neighbor method帶來的效應消除,執行完最後一次運算後,將得到的結果與背景透過縮放後的mask合併在一起。

在實作的過程中,原本在每次縮放時都會將mask重新縮放為該大小,但是由於插值放大、經過著色修改後的result與從原圖縮小的mask可能會產生區域不一致的問題,因此後來改為mask由前次執行的尺寸依照同樣插值法放大而來。

在該執行平台上,使用Naive Jacobi Solver約執行20000次達到收斂,執行時間為7.86秒



在Iteration次數上,我分別使用了線性遞增,線性遞減以及log函式來決定每一個scale階段的執行次數:





由上面兩張圖可以看出來,使用遞增函數的效果較好,接著使用斜率為1000執行,結果 如下:

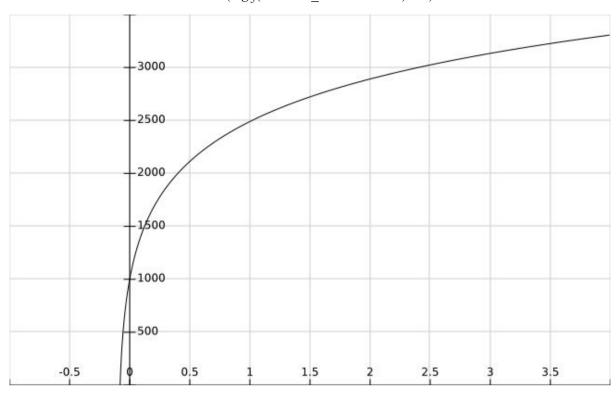


在使用log函數時,為了決定基底,先使用1/8單輪來試驗收斂所需的次數,經實驗後,可以得知在1/8倍時約1000次達到收斂:



在經過幾次的試驗後,採用下列log函數:

 $1000 \times (log_5(iteration_index \times 10 + 1) + 1)$



即在i==0時,次數為500,i==3時,次數為1566次,得到的結果如下:



上述方法的總執行次數以及所需時間:

方法	總次數	所需時間(秒)	圖片大小加權次數
Naive	20000	7.86	20000
Linear increasing	10000	1.98	4890.625
Log increasing	9510	1.57	4025.625

比較三者的結果:







可以發現在Naive的情形下,中間區域還是有點白色,並不算完全的收斂,而後兩者的表現就相去無幾。