



# DIP FINAL PORJECT

Exploiting Perceptual Anchoring for Color Image Enhancement

第 12 組 黃湛元

黃煜堯

曾勁凱

教授：陳宏銘 教授

# Outline

- Exploiting Perceptual Anchoring for Color Image Enhancement
- Gamma Correction – CIELUV & HSV & YCrCb & RGB
- Model Analysis - CIELAB & HSV
- HSV Enhancement
- Low Light Enhancement
- Color Correction
- Color Correction + SLIC + CIECAM02

## ● Exploiting Perceptual Anchoring for Color Image Enhancement

根據 reference paper “Exploiting Perceptual Anchoring for Color Image Enhancement” 以及 slide 上面的步驟，基本上就可以一步一步實踐這個方法。

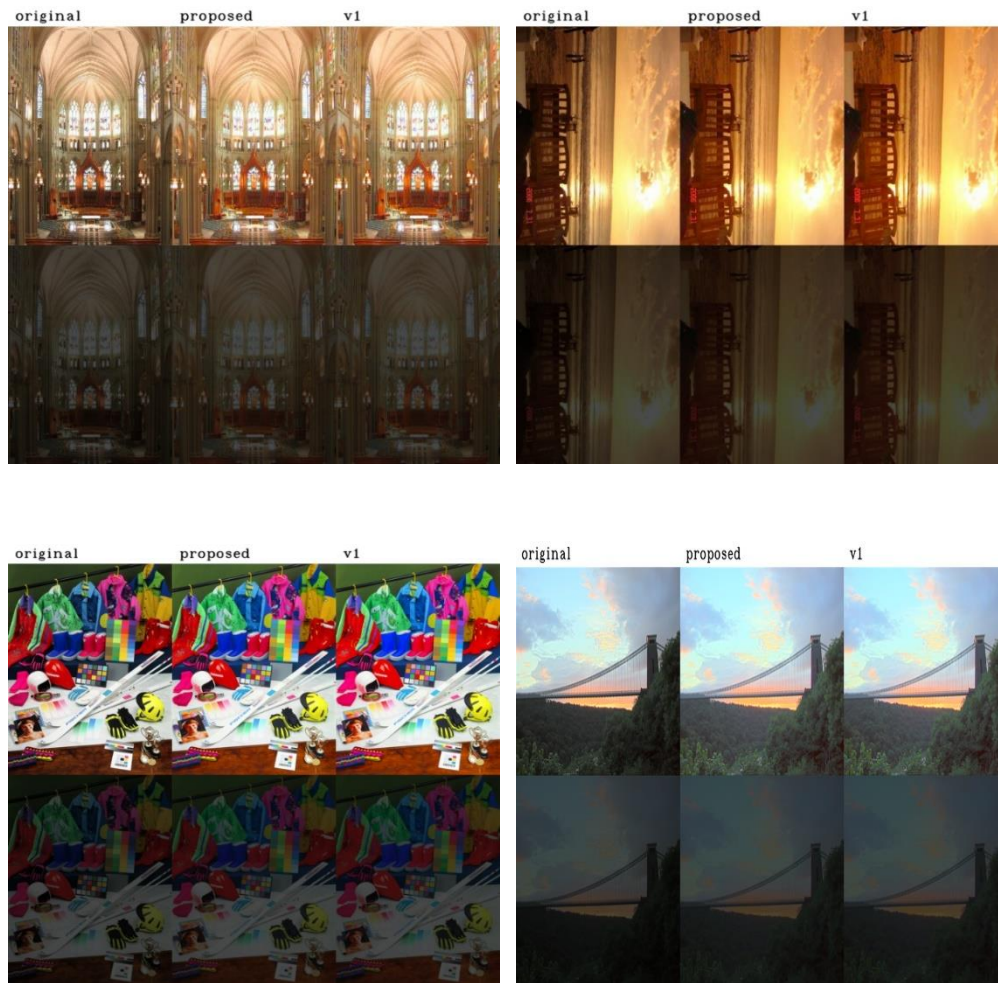
1. 讀取 image，此時因為用的是 opencv，因此會是 BGR 格式，先將其轉換為 RGB 方便之後的計算，並且將其除以 255，讓 range of value = [0, 1]。
2. 根據 slide 設定參數，將  $\gamma_f$ 、 $\gamma_r$ 、 $\gamma_b$ 、 $M_f$ 、 $\gamma_l$ 、 $\gamma_r$ 、 $\gamma_b$ 、 $M_l$  設定好，接著透過公式將 image 從 RGB-color space 利用  $\gamma_f$ 、 $\gamma_r$ 、 $\gamma_b$ 、 $M_f$  轉換成 XYZ-color space。另外，設定一組 white color [1, 1, 1]，也將其轉換成 XYZ-color space。
3. 然後  $Y_b$ 、 $L_a$ 、 $c$ 、 $N_c$ 、 $F$ ，加上前面計算出來的 image XZY 以及 white XYZ 一起丟入 CIECAM02 model 之中，計算 hue、lightness、chroma，計算方法如 slide 所述。

此時所用到的 CIECAM02 model，我們是根據 python library 之中的 colormath 這個 library 的 source code 去做改寫，放在 ciecam.py 之中。

4. 在這個步驟需要將 CIECAM02 model 反向的做一次，但是必須先將 white XYZ 改成利用  $\gamma_l$ 、 $\gamma_r$ 、 $\gamma_b$ 、 $M_l$  所轉換成的 white XYZ。Model 的公式則可以從 slide 之中，將原本的等式做 inverse，即可計算，最終得到 enhanced XYZ。
5. 最後繼續透過公式將其轉換成 RGB-color space，然而此時會發現因為 enhancement 的關係，會使其 range of value = [0, ~]，因此需要透過 clip function 來進行裁減。

而經過 clip 之後，在較亮 or 白的部分，會出現 loss of details 的情況，因此透過公式配合 lightness J & chroma C 來做調整，使其變成一個 curve，可以 one-to-one 的 mapping。

實作的結果如下圖，最左側為原始圖片，中間為 proposed results，右側則為我們實作的結果。



程式部分，ColorPatchEnhanced.py 是使用資料夾 images/color patch 之中的圖片去做論文的實作，而 NaturalImgEnhanced.py 則是使用資料夾 images/natural image 之中的圖片去做實作。對應的結果會存在 images/color patch results 以及 images/natural image results 之中，取名為 XX\_v1.png。

另外，相同的 RGB 值會轉換成相同的 enhanced RGB 值，因此可以利用 dynamic programming 的技巧來減少 computation cost，將計算過的 RGB 值對應的 enhanced RGB 值存起來。又或者可以存全部的可能性，讓整個過程便成 table look up 的概念。

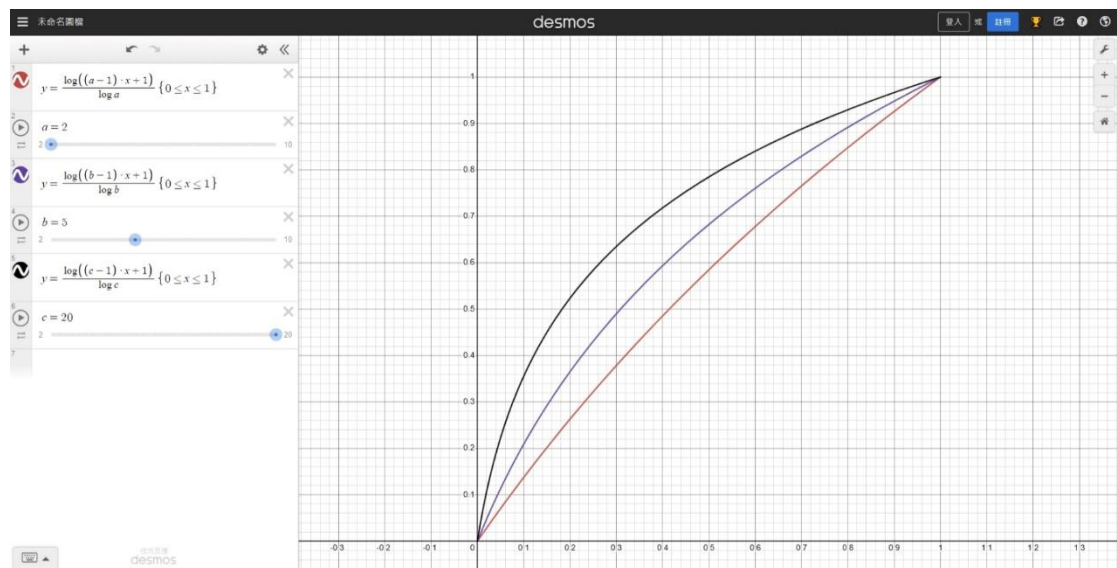
- **Gamma Correction – CIELUV & HSV & YCrCb & RGB**
- **Model Analysis - CIELAB & HSV**

- **HSV Enhancement**

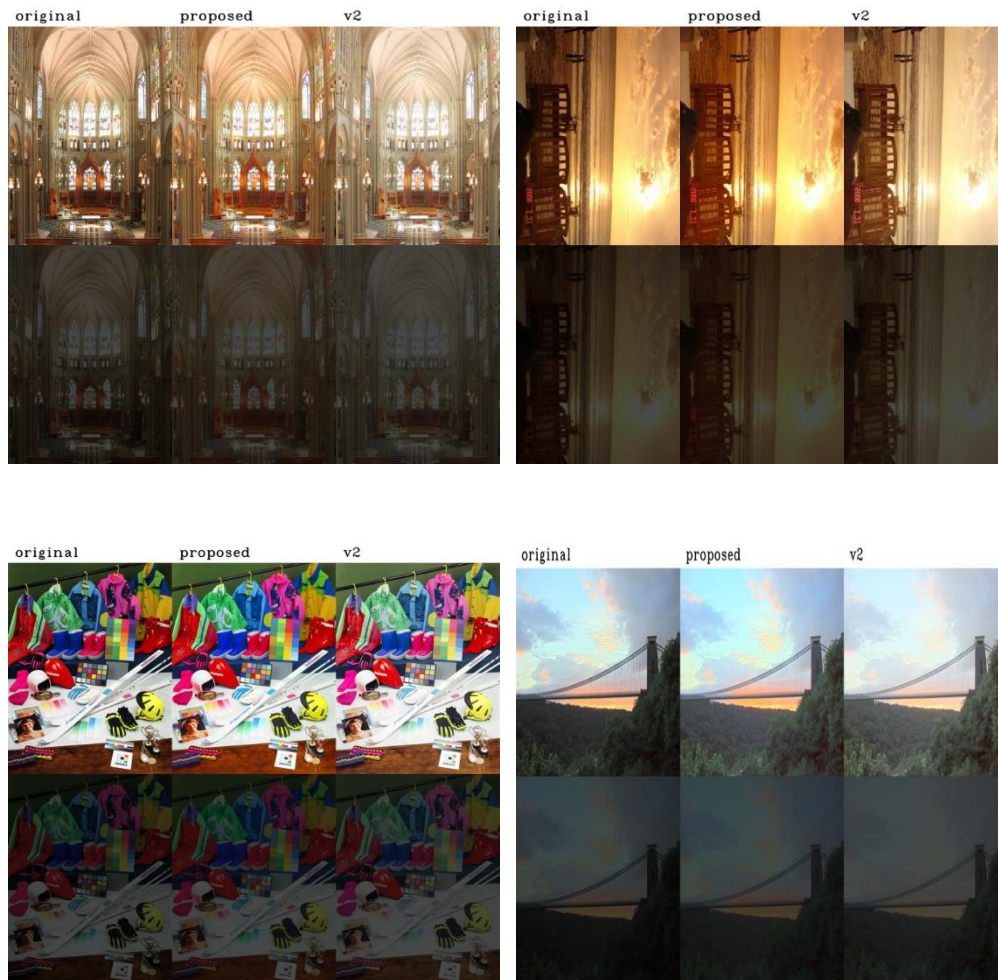
- **Low Light Enhancement**

- **Color Correction**

根據上課內容，可以知道 tone and color correction 也可以將圖片變亮，因此利用下面公式去做 enhancement：



結果如下，最左側為原始圖片，中間為 reference paper 的結果，右側則為 tone & color correction 的結果。



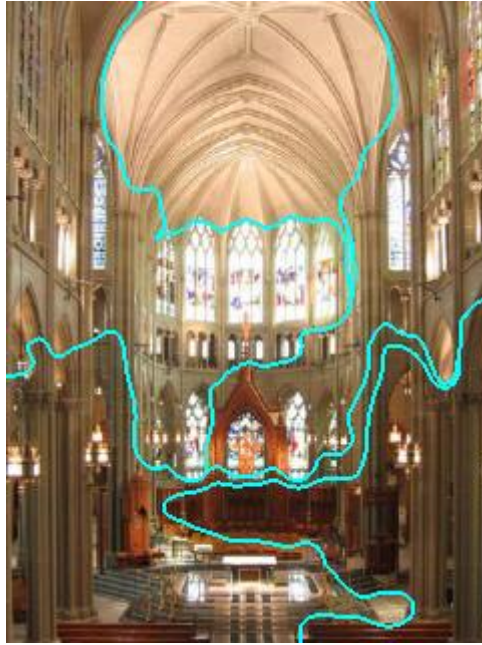
從圖片可以看出，整體是有 enhancement 的效果。但是因為目前參數  $a$  是訂值，因此如果  $a$  太小的話，暗處的細節就無法獲得足夠的 enhancement；但是如果參數  $a$  太大的話，會使得較亮 or 白色的部分變得分不清差別。

程式部分，ToneAndColorCorrection.py 是使用資料夾 images/color patch 之中的圖片去做 tone and color correction。對應的結果會存在 images/natural image results 之中，取名為 XX\_v2.png。另外，這個方法的運算速度很快，基本上只需要 0.1 秒就可以處理完一張圖片。

## ● Color Correction + SLIC + CIECAM02

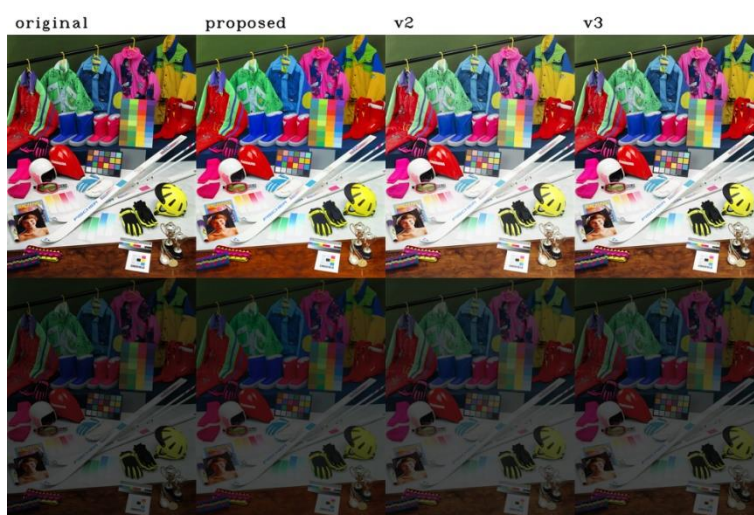
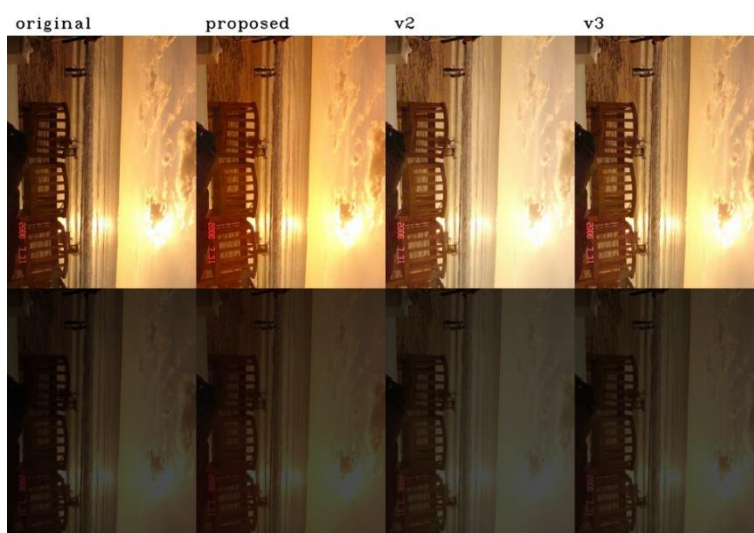
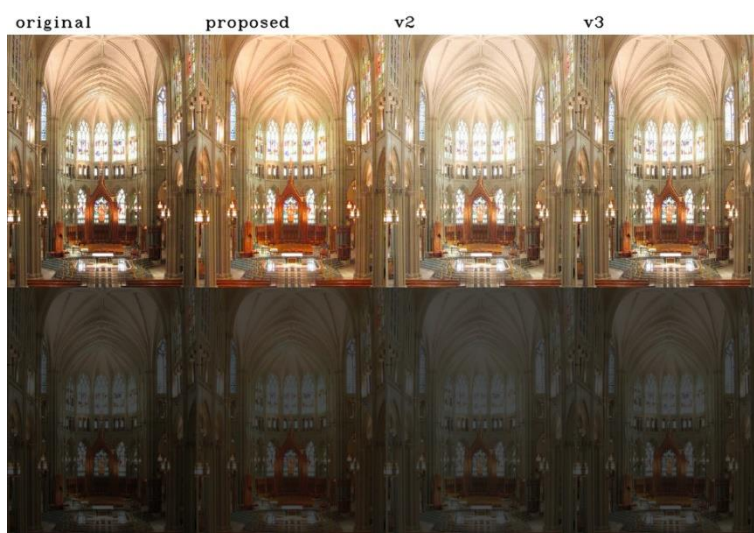
由於前面的方法感覺是可行的，因此希望從此著手，利用 super-pixel 的概念，將 image 切割成幾個 groups，因為我們認為亮的區域會成一區，暗的區域會成一區，因此不需要分成太多區域，且同一區域可以用相同的參數去做調整。



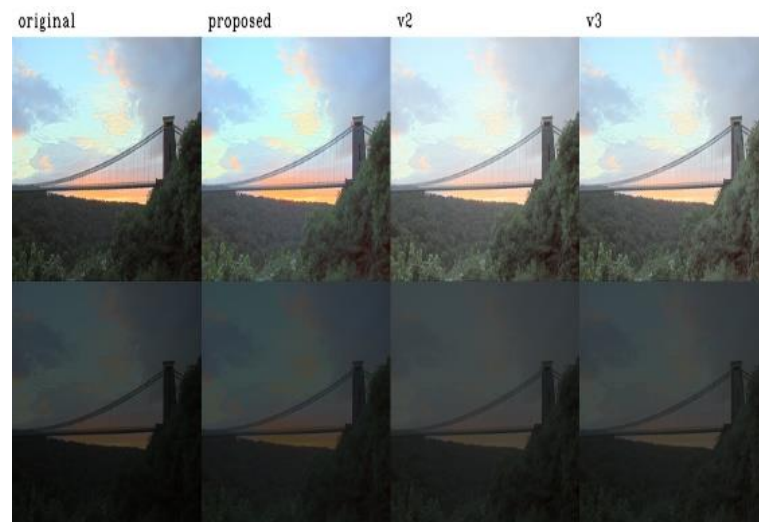


另外，由於我們覺得可以代表一個區域的亮暗程度最方法，還是利用 CIECAM02 model 來計算 lightness & chroma 最方便，因此我們先計算 super-pixel 內的 mean color value，接著計算這個 mean color value 的 lightness J & chroma C。最後，由於我們希望亮的部份的參數 a 值要小，而暗的部分參數 a 值要大，因此設  $a = \sqrt{1 / (J * C)}$ ，這樣就能夠符合我們對於 a 的要求。

結果如下，最左側為原始圖片，中間為 reference paper 的結果，右側則為 tone & color correction + SLIC + 的結果。







從結果可以看出來，經過 SLIC + CIECAM02 的改善，有成功將亮的部分變得不那麼亮，同時保持暗的部分依舊有做到 enhancement。

程式部分，SLIC.py 是使用資料夾 images/color patch 之中的圖片去做 tone and color correction。對應的結果會存在 images/natural image results 之中，取名為 XX\_v3.png。另外，這個方法的運算依舊速度很快，基本上只需要 0.3 秒就可以處理完一張圖片。