1. 引入部分，請詳細說明目標，以體現LE方法有別於常規降維方法。

2. Algorithm 部分，考慮到沒有實例而直接上偽代碼，講解速度可以適當放慢以便同學跟上。

3. Demonstration of Laplacian部分，建議寫出k的形狀，以利同學們了解k的含義，以及k兩次做矩陣乘法的作用。

4. 後一部分，我已改名為Perspective of preserving locality。具體地，是認為前一部分工作重在闡釋L之含義，後一部分意在體現LE的最初總值：保留局部相鄰關係。請大家看是否有問題。

5. 在講f^TDf之處，可以寫明為何引入D。

6. 在做兩次矩陣乘法時，建議對照Graph的示意圖來講解“梯度”和“散度”。

7. 若有可能，建議在定義L矩陣時，補充一個Lf=kk^Tf，似更自然。在下方介紹||k^Tf||^2 = f^TLf時，可以考慮多加一個等號打開模的平方。

8. penalty的部分，個人建議如下：

xi xj 相距較近 w大 不允許二者的映射值yi yj相聚太遠，此為懲罰

xi xj 相距較遠 w小 甚至是0 所以二者的映射值yi yj可以隨便安排，此為不懲罰。

由此，英文文本可以考慮改為

“when xi and xj are close to each other, there would be a heavy penalty on their mapping images’ difference.”

9. Why it works處，不知是否可以補充一些公式？比如，下方的不等式，導出了哪一和上方目標函數有關的不等式？

10. “efine”部分，是typo，請修改。

11. Connections to Clustering部分，第3小點，is call, 應改為”is called”，請注意。

12. 在介紹最小化NCut 的Cluster方法與LE方法的相似性時，可以補充一句，Cluster處f的取值方式是有限制的，而原來的LE方法中，f的取值方式只受到scaling的限制。

13. Swiss roll部分，建議說明顏色深淺的含義。也可考慮於圖片展示後補充若干insights。

14. Iris部分，講k的情況時，可以用更簡潔的話語；

15. 花的品種，建議直接說青色，紅色，紫色，便於觀眾理解；

16. 在提到k取值過大而導致信息丟失時，應先說“k過大時，大多數數據點都彼此直接相連，鄰接圖趨近於全連接圖，導致局部相鄰關係信息丟失。”

16. 證明時，請先說明動機，不要直接開始證明。證明完畢後，也請觀察特征向量的特點，以解釋我們一開始的疑惑：為什麼只分了兩團？