

Semi-Supervised Learning Using Gaussian Fields and Harmonic Functions

10

$(x_1, y_1) \dots (x_L, y_L)$

打标签数据

x_{L+1}, \dots, x_{L+u}

未打标签的数据

$x \in \mathbb{R}^m$

$$w_{ij} = \exp \left(- \sum_{d=1}^m \frac{(x_{id} - x_{jd})^2}{\sigma_d^2} \right) \quad (1)$$

刻画 x_i, x_j 之间的相似度

因为如果 $x_i = x_j$, 那么 w_{ij} 就是 1.
否则就是小于 1.

$$E(f) = \frac{1}{2} \sum_{i,j} w_{ij} (f(i) - f(j))^2 \quad (2)$$

f 是分类函数输入 x_i 输出 y_i , 并且我们需要保证两个点越近 f 越近.

能量函数的定义:

将待聚类的事物看成一个系统, 事物之间的相异程度看成系统元素间的能量, 当能量达到一定程度时, 事物就形成一个新的类, 表示系统需要重新分类。聚类过程中要求每个事物属于一个类, 每个簇中不存在能量大于阈值的系统, 不同的簇中不存在能量小于阈值的系统。

为什么 E 里面需要 w_{ij} 和 $f(i) - f(j)$ 个度量的乘积. 因为我们需要衡量的是一个多元素的聚类效果问题. 所以我们需要 f 效果差的时候 $E(f)$ 很大. 所以需要 w_{ij} 来让 x_i, x_j 远的时候差, $f(i) - f(j)$ 让聚类效果差的时候 E 大.

图上的 Function

G : 无向图

$L = D - A$

度矩阵 - 邻接阵

$\therefore L$ 是对称阵

$\therefore L$ 存在酉矩阵使得他对角化.

$$L = U \Lambda U^T$$

图 1-1: $\hat{f}(t) = \int f(x) \exp^{-2\pi i x t} dx$

$\exp^{-2\pi i x t}$ 是 t 域上的一个 Δ 的特征函数. 因为他对 t 求二阶导数是他自己的常熟北. 这里面 x 看做常数.

$$\Delta \exp^{-2\pi i x t} = \frac{\partial^2}{\partial t^2} \exp^{-2\pi i x t} = -4\pi^2 x^2 \exp^{-2\pi i x t}$$

\therefore 图 1-1 $\hat{f}(t) = \sum f(n) U_t(n)$

n 取遍所有的节点.

记 $\hat{f} = U^T f$

乘以 U 就是 fourier 变换

$$f * g = U(U^T f \otimes U^T g)$$

傅里叶恒等式

$$= U \cdot g_{\otimes} \cdot U^T f$$

$$g_{\otimes} \triangleq U^T g$$

作为学习系数

$$L = U \Lambda U^T = I_N - D^{-\frac{1}{2}} A D^{-\frac{1}{2}}$$

D是对角矩阵. 所以他的元素存在

对角线元素分别-0.5次幂即可 .

证明过程:

$$L = D - A$$

$$D^{-\frac{1}{2}} A D^{-\frac{1}{2}}$$

特征值在0, 1之间.

证: $D^{-\frac{1}{2}} A D^{-\frac{1}{2}} x = \lambda x$

$$A D^{-\frac{1}{2}} x = \lambda D^{\frac{1}{2}} x$$

$$D^{-\frac{1}{2}} x \triangleq y :$$

$$A y = \lambda D y$$

根据D的定义, D里面对角线是A的该列的sum, 所以 λ 显然0, 1之间.

一个Laplace算子的推导过程:
<https://zhuanlan.zhihu.com/p/81370490>

D ~~AD~~ ~~AG~~ EG

1. n T n

P O O

$$n! \times (n) \times (n-1)$$

$$n = 2 \quad \checkmark$$

$$n = 4$$

~~A B~~

C D

① 6

② 2

③ 12

A B C D

~~2 x 2 x 2~~

$$\textcircled{4} \quad 5! / 2! = 3 \times 4 \times 5 = 60$$

$$1000 = 1000$$

~~$$= 499 + 500$$~~

~~$\frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & i \\ -1 & i \end{pmatrix}$~~

$$= 51$$

= 13

$$2 \sqrt{100} =$$

$$2 \quad \boxed{5 \rightarrow 0} = 5 \times 5 \times 4 = 100$$

$1000 = 2 \times 5 \times 100$

128

$1 \quad 5 \quad 5 \quad 5 \quad 5$

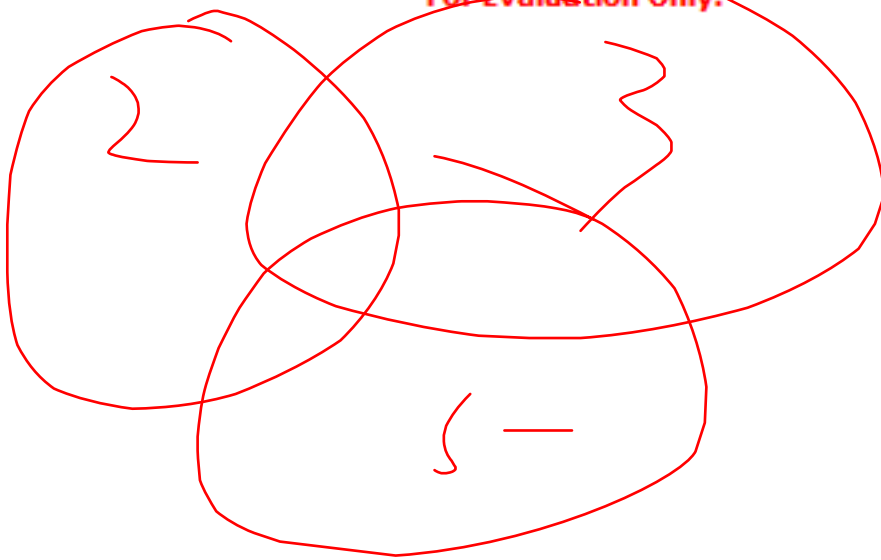
$2 \quad 3 \quad 5$

2042

$2^0 \quad 3^0 \quad 5^0$

$X \quad 1 \sim X \quad 10 \quad 10 \quad 10 \quad 10$

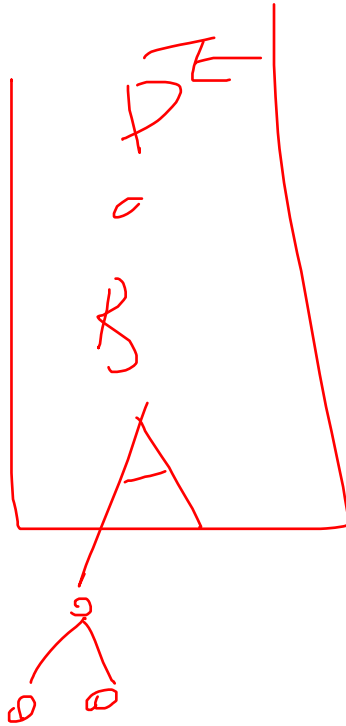
$2 \frac{1}{10} \quad 3 \frac{1}{10} \quad 5 \frac{1}{10} - 6 \frac{1}{10} - 15 \frac{1}{10}$



$$2040 - \frac{1}{2}$$

$$\begin{aligned} & 1620 + 680 + 408 \\ & - \{40 + 1\} 6 - 204 + 68 \\ & = 1496 \quad 2040 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & 2042 \quad 2043 \quad 2044 \\ & \underline{2045} \end{aligned}$$



$$360$$

$$1 + 2 + 4$$

$$2^0 + 2^1 + \dots + 2^8 = 360$$

$$2^{n+1} - 1 = 360$$

$$2 \left(36 \mid \frac{n+1=9}{n=8} \right)$$

180.5

$$2^3 = 8$$

$$2^6 = 64$$

$$2^7 = 128$$

$$2^8 = 256$$

$$2^9 = 512$$



100

|

100

|

100

|

100

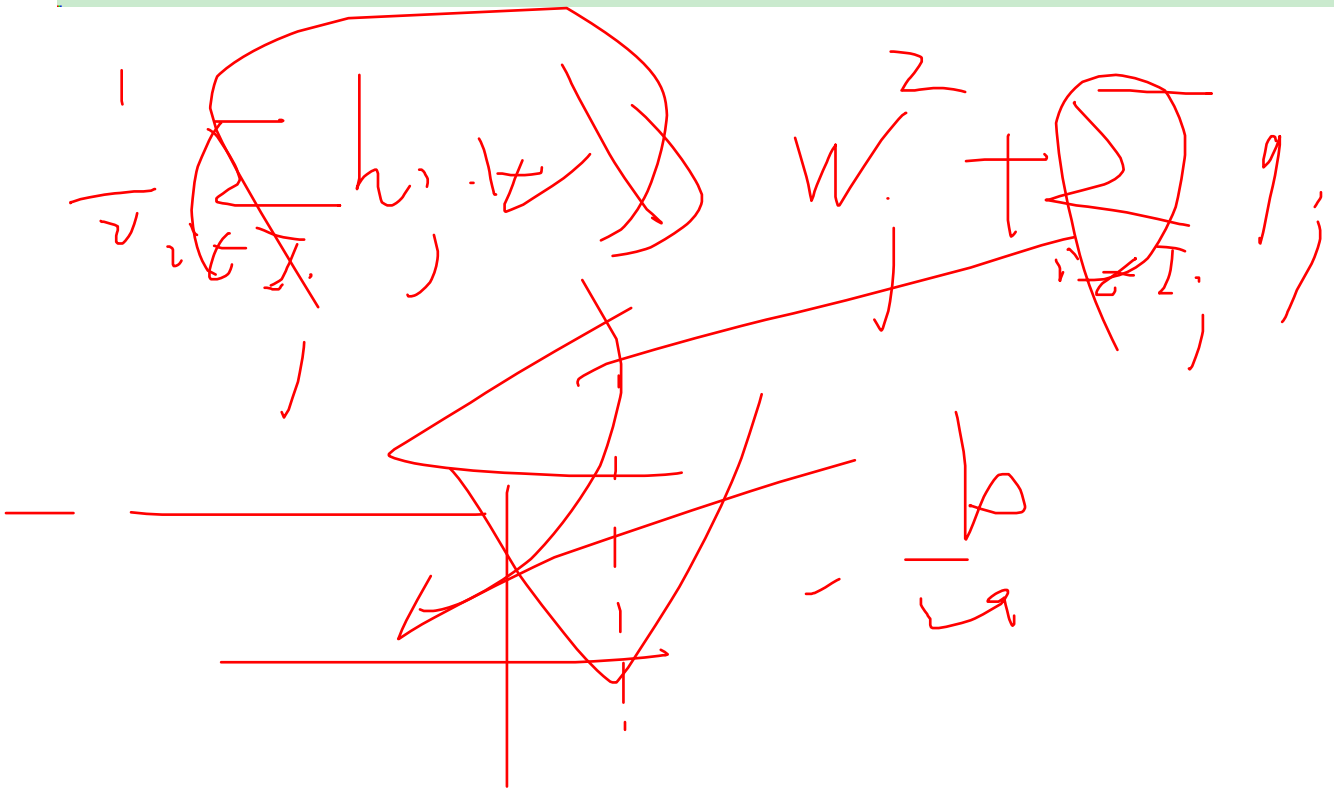


100

100

45678 Huffman

$$= \sum_{j=1}^T [(\sum_{i \in I_j} g_i) w_j + \frac{1}{2} (\sum_{i \in I_j} h_i + \lambda) w_j^2] + \gamma T$$



$$ax^2 + bx + c = 0$$

