

图谱论导引(第十三期)

Laplace矩阵

本节将系统介绍Laplace矩阵相关内容,并在文末阐述其名称来源,即揭示 ∇^2 算子与Laplace矩阵之联系.

定义

Laplace矩阵之定义分两派,其唯一区别即全矩阵正负之别.本节将 L 定义为 $D - A$.

另一有以元矩阵之和定义者:图中 $v_1 \sim v_2$ 对应之元矩阵为

$$L_{v_1 v_2} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & \mathbf{0}^T \\ -1 & 1 & \mathbf{0}^T \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & O \end{pmatrix}$$

Laplace矩阵即 $\frac{1}{2} \sum_{v_i \sim v_j} L_{v_i v_j}$. 注意到

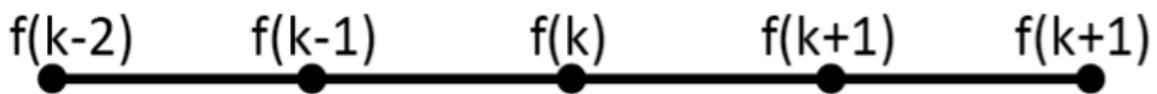
$$(v_1 \ v_2) \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} = (v_1 - v_2)^2,$$

从而 $v^T L v = \frac{1}{2} \sum_{i \sim j} (v_i - v_j)^2$: 该式亦证明了 L 正定.

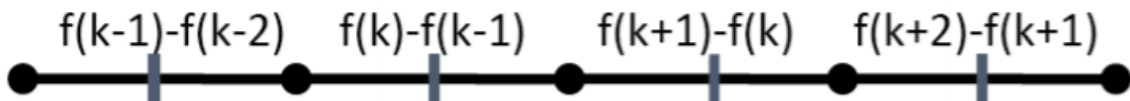
Laplace矩阵与Laplace算符

两者同名并非偶然,下先考虑一维情形的Laplace算子 $\frac{d^2}{dx^2}$.

诸位读者最初接触Laplace算子应是在"打点计时器测量加速度"一课,物理老师尝授"逐差法"以通过位移计算加速度,其本质即通过离散化计算 $a = \frac{d^2}{dt^2} x$. 下假定函数 $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, \mathbb{R} 上整点 $\{k\}$ 列分别对应相应的函数值 $\{f(k)\}$. 如下图所示

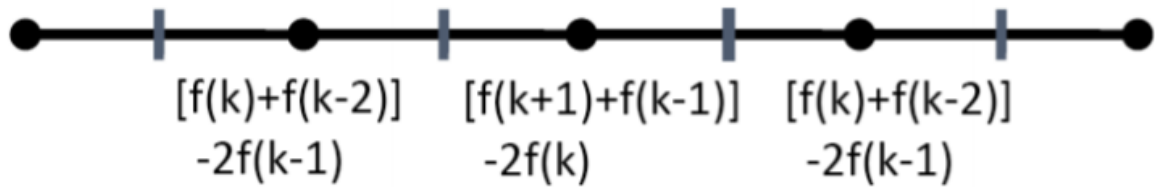


各 $k + 1/2$ 点处的一阶导数近似表示为 $f(k + 1) - f(k)$,



从而各 k 点处对应的二阶导数近似表示为

$$[f(k + 1) - f(k)] - [f(k) - f(k - 1)] = f(k + 1) + f(k - 1) - 2f(k).$$



中心差分(central difference)是谓也. 从而 $\nabla^2 f \approx L_{P_\infty} f$. 对 d 维空间而言, 记整点 x 在 i 维方向的邻点为 x_i^\pm , 则中心差分为

$$\nabla^2 f(x) \approx \sum_{i=1}^d [f(x_i^+) + f(x_i^-)] - 2df(x).$$

再论聚类

λ_2 上界

上一期文已讨论聚类指标: 特征值. 本文将对简单图的 2-聚类做进一步的探讨, 并着重介绍 Cheeger 不等式.

对简单无权图 G 的 2-聚类的本质是求得集合 $S \subset V(G)$ 使得

$$\frac{\sum_{i \in S, j \in (V \setminus S)} 1}{|S| \cdot |V \setminus S|}$$

最小. 今不妨设 x 为 $|V|$ 维指示向量: $x_i = 1$ 若且仅若 $i \in S$, 反之 $x_i = -1$. 从而上式等价求解

$\frac{\sum_{(i,j) \in E} (x_i - x_j)^2}{\sum_{i < j} (x_i - x_j)^2}$ 取最小时对应的 S . 由于上式仅与 $x_i - x_j$ 相关, 故可对 x 进行适当平移使得 $\sum_i x_i = 0$, 从而优化问题转化为

$$\begin{aligned} & \min_{x \in \mathbb{R}^n, \sum_i x_i = 0} \frac{\sum_{(i,j) \in E} (x_i - x_j)^2}{\sum_{i < j} (x_i - x_j)^2} \\ &= \min_{x \in \mathbb{R}^n, x \perp \mathbf{1}} \frac{x^T L x}{n \sum_i x_i^2} \\ &\geq \frac{\lambda_2}{n} \end{aligned}$$

定义 $\phi(S) := \frac{\text{cut}(S, \bar{S})}{\min(|S|, |\bar{S}|)}$ 为切比(cut ratio), $\phi(G) := \min_{S \subset G} \phi(S)$, 从而 $\phi(G) \geq \frac{\lambda_2}{2}$.

Cheeger 不等式

上文已证明 $\lambda_2 \leq 2\phi(G)$; Cheeger 不等式给出等式的两端, 即

$$\frac{\phi(G)^2}{2d_{\max}} \leq \lambda_2 \leq 2\phi(G).$$

其中, 等式两端都是最优的. 以下证明过程中, 我们实将推导出一些略强的结果.

第一步. 我们将于 $V(G)$ 中选取某一参考点, 并将剩余两点尽量均分. 不失一般性地假设 n 为奇数, 记 $m = \frac{n+1}{2}$, 平移得 $y_i := x_i - x_m$. 从而

$$\begin{aligned}
\frac{y^T L y}{x^T x} &= \frac{\sum_{(i,j) \in E} (y_i - y_j)^2}{y^T y} \\
&= \frac{\sum_{(i,j) \in E} (y_i + x_m - y_j - m_m)^2}{(x + x_m \mathbf{1})^T (x + x_m \mathbf{1})} \\
&= \frac{\sum_{(i,j) \in E} (x_i - x_j)^2}{x^T x + n x_m^2} \\
&\geq \frac{x^T L x}{x^T x}
\end{aligned}$$

第二步. 将一切编号符合 $i < m < j$ 式子的边 (i, j) 分裂为 $(i, m), (m, j)$. 记新边集为 E' , $E'_- := \{(i, j) : i, j \leq m\}$, $E'_+ := \{(i, j) : i, j \geq m\}$. 注意到 $y_m = 0$, 故

$$\begin{aligned}
\frac{\sum_{(i,j) \in E'} (y_i - y_j)^2}{\sum_i y_i^2} &= \frac{\sum_{(i,j) \in E'_-} (y_i - y_j)^2 + \sum_{(i,j) \in E'_+} (y_i - y_j)^2}{\sum_{i \leq m} y_i^2 + \sum_{i \geq m} y_i^2} \\
&\geq \min \left(\frac{\sum_{(i,j) \in E'_-} (y_i - y_j)^2}{\sum_{i \leq m} y_i^2}, \frac{\sum_{(i,j) \in E'_+} (y_i - y_j)^2}{\sum_{i \geq m} y_i^2} \right)
\end{aligned}$$

第三步. 回顾 $\phi = \phi(G) = \min_{S \subset V} \frac{e(G)}{\min(|S|, |\bar{S}|)}$. 不妨设 C_i 为通过 x_i 处的边的总数, 则 $i \leq n/2$ 时

$C_i \geq i\phi$; 反之 $C_i \geq (n - i)\phi$. 对任意序列 $z_1 \leq \dots \leq z_m = 0$, 注意到

$$\begin{aligned}
\sum_{(i,j) \in E'_-} |z_i - z_j| &= \sum_{k=1}^{m-1} C_k (z_{k+1} - z_k) \\
&\geq \phi \sum_{k=1}^{m-1} k (z_{k+1} - z_k) \\
&= \phi (-z_1 - z_2 - \dots - z_{m-1} + (m-1)z_m) \\
&= \phi \sum_{i=1}^m |z_i|
\end{aligned}$$

不妨令 z_i 为 y_i^2 , 则

$$\begin{aligned}
\phi &\leq \frac{\sum_{(i,j) \in E'_-} |y_i^2 - y_j^2|}{\sum_{i=1}^m |y_i^2|} \\
&\leq \frac{\sqrt{\sum_{(i,j) \in E'_-} (y_i - y_j)^2 \sum_{(i,j) \in E'_-} (y_i + y_j)^2}}{\sum_{i=1}^m |y_i^2|} \\
&\leq \frac{\sqrt{\sum_{(i,j) \in E'_-} (y_i - y_j)^2 \cdot 2 \sum_{(i,j) \in E'_-} d_{\max} |y_i|^2}}{\sum_{i=1}^m |y_i^2|}
\end{aligned}$$

从而

$$\frac{\sum_{(i,j) \in E'_-} (y_i - y_j)^2}{\sum_{i=1}^m y_i^2} \geq \frac{\phi^2}{2d_{\max}}$$

对 E'_+ 同理, 故 Cheeger 不等式成立.

Cheeger不等式应用

定义子图的导率 $\Phi(S) := \frac{e(S)}{\min(\sum_{v \in S} \deg v, \sum_{v \in \bar{S}} \deg v)}$, 图的导率

$$\Phi(G) := \min_{S \subset V} \Phi(S)$$

由Cheeger不等式知 $1 - \lambda_2$ 之阶数为 $\Phi(G)$ 至 $\Phi(G)^2$ 之间.