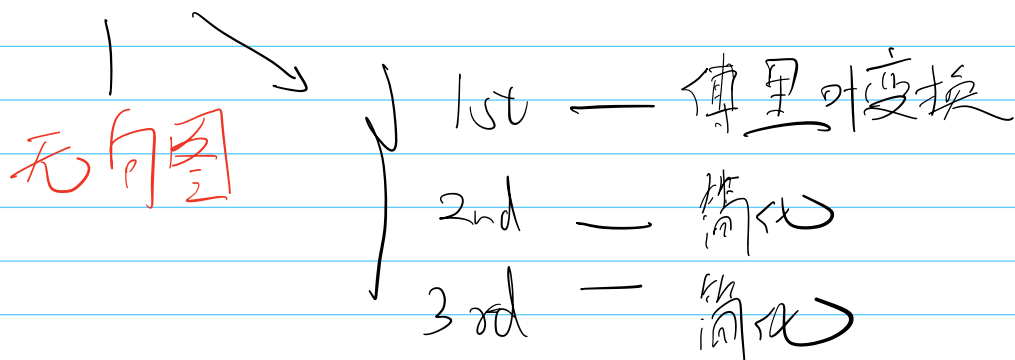


GIN | 空域 — 直观 — 无向/有向图

频域 — 抽象



符号定义:

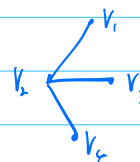
① 无向图: $G = \{V, E, A\}$. 有 $|V|$ 个节点, $|E|$ 条边

② 邻接矩阵: A A_{ij} . 第 i 个节点和 j 个节点连接关系

$$i \leftrightarrow j \quad A_{ij} = 1 \quad ; \quad i \nleftrightarrow j \quad A_{ij} = 0$$

③ 节点 i 的度: 第 i 个节点所有邻居节点的个数

$$\deg(v_1) = 1 \quad \deg(v_2) = 3$$



④ 图信号: 节点集 V 到 n 维 \mathbb{R} 的映射: $V \rightarrow \mathbb{R}, V \rightarrow \mathbb{R}^n$
 就是每个节点上携带的数值特征向量

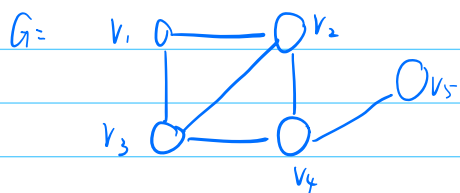
$$X_{n \times 1} = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T$$

⑤ 拉普拉斯矩阵 Δ (频域图的关键)

定义: A laplacian matrix: $L = D - A \in \mathbb{R}^n =$

$$L_{ij} = \begin{cases} \deg(v_i) & i=j \\ -1 & e_{ij} \in E \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$D = \begin{pmatrix} \deg(v_1) & & \\ & \deg(v_2) & \\ & & \deg(v_3) \end{pmatrix} - A$$



$$L = D - A = \begin{pmatrix} 2 & & & & \\ & 3 & & & \\ & & 3 & & \\ & & & 3 & \\ & & & & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 & 0 & 0 \\ -1 & 3 & -1 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & 3 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & -1 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

拉普拉斯矩阵的性质:

- ① L 矩阵实对称半正定矩阵. 有一组正交的特征向量 $U = \{v_i\}_{i=1}^n$
- ② $\lambda_{\min} = 0$
- ③ L 矩阵对角化:

$$L = U \Lambda U^T = \begin{pmatrix} | & & | & \dots & | \\ v_1 & v_2 & \dots & v_n \\ | & & | & \dots & | \end{pmatrix}_{n \times n} \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & & \\ & \lambda_2 & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & \lambda_n & \\ & & & & \lambda_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -v_1^T \\ -v_2^T \\ \vdots \\ -v_n^T \end{pmatrix}_{n \times n}$$

\therefore 设 $X = (x_1, x_2, x_3, \dots, x_n)^T$

$$LX = \begin{pmatrix} \sum_{j \in N(1)} (x_1 - x_j) \\ \sum_{j \in N(2)} (x_2 - x_j) \\ \vdots \\ \sum_{j \in N(n)} (x_n - x_j) \end{pmatrix}$$

(1) 求 v_i 所在的所有邻居节点

L 矩阵可以用描述每个节点与其邻居节点的信息差异

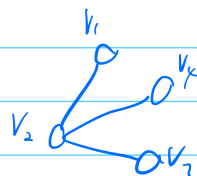
$\therefore L$ 为系数矩阵的二次型 (图的信息差异)

$$TV = X^T L X = X^T U \Lambda U^T X = X_{n \times 1}^T \begin{pmatrix} \sum_{j \in N(1)} (x_1 - x_j) \\ \vdots \\ \sum_{j \in N(n)} (x_n - x_j) \end{pmatrix}_{n \times 1}$$

$$= \left(\sum_{i=1}^n \sum_{j \in N(i)} x_i (x_i - x_j) \right)_{1 \times 1}$$

$$= \sum_{e_{ij}} (x_i - x_j)^2$$

\rightarrow 求边



TV 具体意义: 图信息在图上的整体平滑度

TV 越小, 图信息分布越平滑. / 频率的平方

傅里叶级数：一般地，任何一函数 $f(x) \in C[-\pi, \pi]$

可以用 \sin/\cos 来逼近

$$\Rightarrow f(x) = a_0 + \sum_{n=1}^{\infty} a_n \cos(nx) + \sum_{n=1}^{\infty} b_n \sin(nx)$$

a_n, b_n 为傅里叶系数

$$a_k = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f(x) \cos(kx) dx \quad (f(x) \text{ 与三角函数基的(内积)投影})$$

$$b_k = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f(x) \sin(kx) dx$$

傅里叶系数是离散的

$f(t)$ $\xrightarrow{\text{信号}}$ 用傅里叶系数去逼近 (合成不同频率三角函数的叠加)

时域 \Rightarrow 频域上

a_k, b_k 即在频域空间上的坐标

$\sin(nx)$ n 取得越来越多 \rightarrow 连续的

\Rightarrow 傅里叶变换