

图谱论导引(第一期)

咕了一段时间, 重新发文吧. 近期文章将以图论为主.

笔者近期在看Dragoš Cvetković的*An Introduction to the Theory of Graph Spectra*, 往后几期推文将主要参照此书进度, 顺便再加些有趣的谈资.

关于本文: 原书第一章堆积了许多概念, 但笔者还是保持"不用不提"的原则吧.

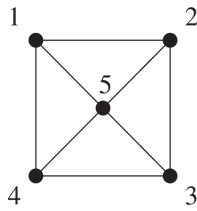
关于图谱

图谱(spectrum, pl. spectra)描绘了图的特征值(eigenvalue)及其重数(multiplicity), 其一般形式为 $(\lambda_1^{n_1}, \lambda_2^{n_2}, \dots, \lambda_s^{n_s})$. 鉴于Cvetković之书偏重简单图之结构, 兹约定近期推文中的"图"具备以下条件:

1. 所有点(vertex, pl. vertices)视为等同的对象, 一条边(edge)反应了两个点间的关系.
2. 边仅相异之两点连接(无环, loopless), 且任意一对点仅限以一条边相连(无重边, without multiple edge).
3. 边无权重(unweighted), 无定向(undirected).

储存图结构的不二方式为邻接矩阵. 以图 G 之邻接矩阵 A 为例: 记点集 $V = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$, 邻接矩阵 $A_{n \times n}$ 中元素 a_{ij} 反应了 v_i 与 v_j 间的连接情况. 特别地, 若 v_i 与 v_j 相连(记作 $v_i \sim v_j$, 约定 $v_i \approx v_j$ 蕴含 $i \neq j$), 则 $a_{ij} = 1$; 反之 $a_{ij} = 0$. 容易见得 A 为 n 阶实对称矩阵.

以下图为例



依编号, 作邻接矩阵

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

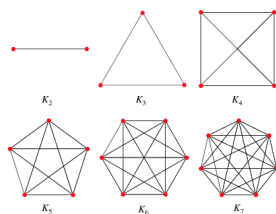
根据实对称矩阵之谱分解定理, 存在 $Q \in O_n$ 使得 $Q^T A Q = \Lambda$, 此处 Λ 为以 A 之一切特征值为对角元的矩阵. 据特征多项式 $\det(xI - A) = x^2(x + 2)(x - 2x - 4)$ 可取 $\Lambda = \text{diag}(-2, 1 - \sqrt{5}, 0, 0, 1 + \sqrt{5})$. 因此图谱为 $(-2, 1 - \sqrt{5}, 0^{(2)}, 1 + \sqrt{5})$.

需要知晓一点, 不同的图或有相同的谱, 例子留与读者探索.

下介绍一系列特殊图, 并对其特征值及特征向量给予计算.

完全图(K_n)

完全图(complete graph)指一类相异点对间全部连边之图. 例如以下



容易见得边数 $|E(K_n)| = \frac{n(n-1)}{2}$. 其邻接矩阵为

$$A(K_n) = \begin{pmatrix} 0 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & 0 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 0 \end{pmatrix} = \mathbf{1}_n \mathbf{1}_n^T - I_n.$$

计算其特征多项式

$$\det(xI_n - A(K_n)) = \det((1+x)I_n - \mathbf{1}_n \mathbf{1}_n^T) = (1+x)^{n-1}(x-n).$$

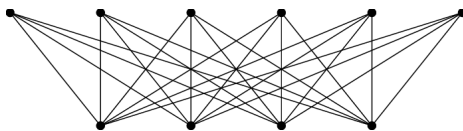
其中援用了结论 $x^m \det(xI_n - AB) = x^n \det(xI_m - BA)$.

故计算知其图谱为 $(-1^{(n-1)}, n)$.

完全二分图($K_{m,n}$)

二分图(bipartite graph), 或曰二部图, 指一类在某种顶点双染色方式下同色点定不相连的图. 其等价定义如是: G 为二部图, 若且仅若存在一种顶点划分 $V(G) = V_1 \dot{\cup} V_2$ 使得 V_1 内与 V_2 内部无边.

完全二部图是指一类在保持其二部图属性的前提下, 无法再度添边的图. 例如下图为完全二部图 $K_{4,6}$, 意即4顶点集与6顶点集生成的完全二部图.



$K_{m,n}$ 之邻接矩阵具有一般形式 $A(K_{m,n}) = \begin{pmatrix} O_{m \times m} & \mathbf{1}_{m \times n} \\ \mathbf{1}_{n \times m} & O_{n \times n} \end{pmatrix}$. 从而

$$\begin{aligned} \det(xI_{m+n} - A(K_{m,n})) &= \det \begin{pmatrix} xI_m - \frac{1}{x} \mathbf{1}_{n \times m} \mathbf{1}_{m \times n} & O \\ -\mathbf{1}_{m \times n} & xI_n \end{pmatrix} \\ &= \det(xI_m - \frac{m}{x} \mathbf{1}_m \mathbf{1}_m^T) \cdot \det(xI_n) \\ &= (\frac{m}{x})^n x^m (\frac{x^2}{m})^{n-1} (\frac{x^2}{m} - mn^2) \\ &= x^{m+n-2} (x - mn)(x + mn) \end{aligned}$$

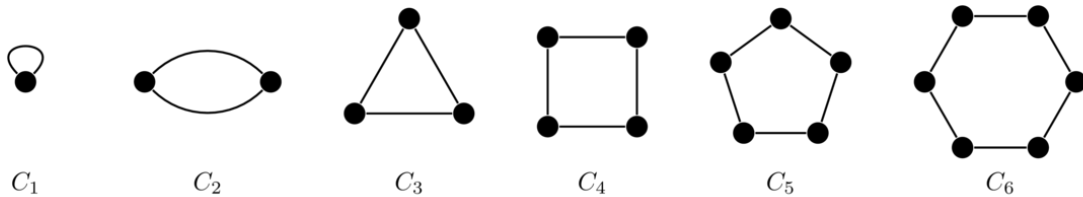
因此其谱为 $(0^{m+n-2}, mn, -mn)$.

另一类方法是观察 $A(K_{m,n})$ 之 kernel, 容易见得其维度为 $n + m - 2$. 同时 $(\sqrt{n} \mathbf{1}_m, \sqrt{m} \mathbf{1}_n)$ 及 $(\sqrt{n} \mathbf{1}_m, -\sqrt{m} \mathbf{1}_n)$ 分别对应了特征值 \sqrt{mn} .

依相似定义, 读者可构造完全 k 部图. 上述观察根子空间之方法仍然适用, 此处留与读者自行验证.

圈图(C_n)

圈图即首尾相连之图. 如下图所示(依前文限定故, C_1 与 C_2 悉不予讨论).



圈图之邻接矩阵为 $A(C_n) = Z + Z^{-1}$, 其中 $Z = \begin{pmatrix} 0_{n-1} & I_{n-1} \\ 1 & 0_{n-1}^T \end{pmatrix}$ 满足 $Z^n = I_n$.

由于 Z 对应根 $(1, \omega, \dots, \omega^{n-1})$, 其中 $\omega = e^{2\pi i/n}$. ω^j 对应之特征向量无非
 $v_k = (1, \omega^j, \omega^{2j}, \dots, \omega^{(n-1)j})$. 从而 $Z + Z^{-1}$ 对应根 $2 \cos \frac{2\pi j}{n}$, 其中 $2 \cos \frac{2\pi j}{n} = \omega^j + \overline{\omega^j}$,
 $j = 0, 1, \dots, n-1$. 对应的特征向量亦无非 $\Re(v_k) = \frac{v_k + \overline{v_k}}{2}$.

路图(P_n)

路图 P_n 即圈图 C_n 去掉任意一边. 其形似路, 故是谓也. 下图为 P_6 .



根据递推关系, 对任意 $n \in \mathbb{N}_+$ 均有

$$\det(xI_{n+2} - A(P_{n+2})) = x \det(xI_{n+1} - A(P_{n+1})) - \det(xI_n - A(P_n))$$

注意到 $\det(xI_2 - A(P_2)) = x^2 - 1$, 根据第二类Чебышёв多项式之性质, 易知
 $\det(xI_n - A(P_n)) = U_n(x/2)$. 从而根为 $2 \cos[(2k+1)\pi/2]$, 其中 $k = 0, 1, \dots, n-1$.

相应的特征向量不难从 $\ker(\lambda I - A)$ 递推得到, 此处从略.

n 阶矩(n th moment)

n 阶矩指矩阵特征值的 n 次方和, 如1阶矩即 $A(G)$ 之迹(trace), 当然也就是0了. 2阶矩即 $\text{trace}(A(G)^2)$, 其值恰为 $2|E(G)|$. 3阶矩恰为图中三角形数量之六倍. 以下将从 n 次矩阵的角度加以阐释.

我们记 $A^k = (a_{ij}^{(k)})_{n \times n}$. 已知 a_{ij} 因 i 与 j 之相邻与否取1或0, 那么

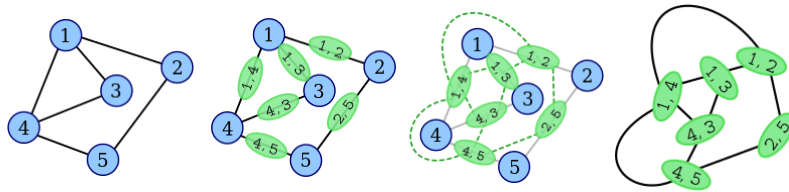
$$a_{ij}^{(2)} = \sum_{k=1}^n a_{ik} a_{kj}$$

恰恰表示了从 i 至 j 的步长为二的连接之数量, 即从 i 恰走两步即至 j 的方式. 同理, $a_{ij}^{(k)}$ 为从 i 至 j 的步长为 k 的连接之数量. 以上关于二阶矩, 三阶矩之结论自然成立了.

线图(line graph)

图论研究中常有这一类情况: 某些定理对图的点成立(如染色问题), 那是否对于其边成立? 从而自然有以下疑问, 能否将图的边转化成点再加以研究?

为研究 G 的边, 不待思索即知需要一张点集与 $E(G)$ 对应的图 $L(G)$. 其中 $L(G)$ 中两点相连对应 G 中两边公用顶点. 下图为由 G 构造 $L(G)$ 之方式.



对一般图直接作出线图大抵是令人望而却步的. 但借用先前构造 A^k 之想法, 姑认定由边走向一端顶点为"半步". 是故可做导出矩阵(induced matrix)为 $B := (b_{ve})_{|V| \times |E|}$, $b_{ve} = 1$ 若且仅若点 v 与边 e 相连, 反之 $b_{ve} = 0$. 从而 $B^T B$ 记录了边与边的相邻关系, $B^T B$ 中非对角元素为 1 若且仅若两边相连, 反之 0; 其对角元素为 2, 因为从边至自身的两个"半步"移动仅有两种可能, 即经由两个顶点后折返. 从而 $B^T B - 2I_{|E|}$ 即为 G 线图之邻接矩阵 $A(L(G))$. 由于 $B^T B$ 半正定, $L(G)$ 之特征值至少为 2.

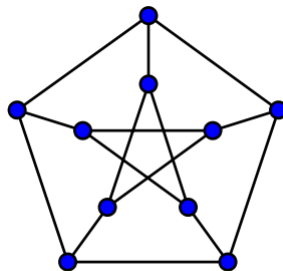
同理, 记 d_i 为顶点 i 相连边的数量, 一般称之度(degree). 记 $D = \text{diag}(d_1, d_2, \dots, d_n)$ 为度矩阵, 则 $BB^T - 2D = A(G)$. 因此对于各顶点相同的图而言,
 $\det(xI - A(G)) = (2 + x)^{|V| - |E|} \det(xI - L(A(G)))$.

正则图与强正则图

上文所提的度相同的图即为正则图(regular graph), 如 K_8 , $K_{3,3}$ 等均为正则图. 强正则图(strongly regular graph) G 满足以下条件:

1. G 为正则图.
2. G 中任意相邻的两点的公共邻点数量相同.
3. G 中任意不邻的两点的公共邻点数量相同.

以 Petersen 图为例(如下图所示)



Petersen 图共有 10 顶点, 每一顶点度为 3. 其中, 相邻两点的公共邻点数量为 0, 不邻连点的公共邻点数量为 1. 我们称 $(v, k, \lambda, \mu) = (10, 3, 0, 1)$ 为强正则图之参数(parameters).

强正则图一直是复杂的研究对象, 由参数判定强正则图存在性之充要条件尚未明了; 但必要条件仍是有的, 例如 $(v - k - 1)\mu = k(k - \lambda - 1)$, 证明如下:

1. 任取 $v_0 \in V(G)$, 记 V_1 为 v_0 邻点之集合, $V_2 = V \setminus (\{v_0\} \cup V_1)$.
2. V_1 中的 k 个点共连出 k 条边, 其中 k 条边连至 v_0 , λ 条边于 V_1 内部相连, 从而连至 V_2 之边为 $k(k - \lambda - 1)$.
3. V_2 中任意一点向外部连出的边数为 μ , 从而连至 V_1 之边数为 $(v - k - 1)\mu$.

综上有 $k(k - \lambda - 1) = (v - k - 1)\mu$.

对一般强正则图而言, $\mathbf{1}_v$ 总为其以 k 为特征值的特征向量. 下仅需求得 $\mathbf{1}_v^T$ 中特征向量所对应之特征值即可.

考虑 A^2 及强正则图之定义, $a_{ij}^{(2)}$ 在 $i \sim j$ 时为 λ , 在 $i \not\sim j$ 时为 μ , 在 $i = j$ 时为 k . 因此

$$A^2 = kI + \lambda A + \mu(\mathbf{1}_{v \times v} - I_v - A).$$

对任意 $x \in \mathbf{1}_v^\perp$ 有 $A^2 x = kx + \lambda Ax - \mu Ax - \mu x$, 从而得零化多项式 $[A^2 + (\mu - \lambda)A + (\mu - k)I_v]x = \mathbf{0}_v$. 非 k 之特征值为

$$\begin{cases} \tau = \frac{1}{2} \left[(\lambda - \mu) + \sqrt{(\lambda - \mu)^2 + 4(k - \mu)} \right], \\ \theta = \frac{1}{2} \left[(\lambda - \mu) - \sqrt{(\lambda - \mu)^2 + 4(k - \mu)} \right]. \end{cases}$$

重数 m_τ 与 m_θ 满足 $\text{trace}(A) = \tau m_\tau + \theta m_\theta + k = 0$, 以及 $m_\tau + m_\theta + 1 = n$. 从而

$$\begin{cases} m_\tau = \frac{1}{2} \left[v - 1 - \frac{2k + (v - 1)(\lambda - \mu)}{\sqrt{(\lambda - \mu)^2 + 4(k - \mu)}} \right], \\ m_\theta = \frac{1}{2} \left[v - 1 + \frac{2k + (v - 1)(\lambda - \mu)}{\sqrt{(\lambda - \mu)^2 + 4(k - \mu)}} \right]. \end{cases}$$

图的角(angle)

根据对称矩阵之谱分解定理, 对任意邻接矩阵 A 均存正交矩阵 Q 使得 $Q^T A Q$ 为对角矩阵

$\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_r)$. A 的谱分解(spectra decomposition)为 $A = Q^T \Lambda Q = \sum_{i=1}^r \lambda_i \cdot Q^T E_i Q$, 其中 E_i 在 Λ 中 λ_i 位置上取1, 于其余处取0. 记 $P_i := Q^T E_i Q$ 为投影矩阵. $Q = (e_1, e_2, \dots, e_n)$ 为一组基底.

图之角(angle)为矩阵 $(\alpha_{ij})_{r \times n}$, 其中 $\alpha_{ij} := \|P_i e_j\| = \sqrt{e_j^T P_i e_j}$. 容易验证角度满足以下性质:

1. $\sum_{j=1}^n \alpha_{ij}^2 = \dim \ker(\lambda_i I - A)$. 实际上,

$$\sum_{j=1}^n \alpha_{ij}^2 = \sum_{j=1}^n e_j^T P_i e_j = \text{trace}(Q^T P_i Q) = \text{trace}(P_i).$$

2. $\sum_{i=1}^r \alpha_{ij}^2 = 1$. 实际上,

$$\sum_{i=1}^r \alpha_{ij}^2 = \sum_{i=1}^r e_j^T P_i e_j = \text{trace}(e_j^T I e_j) = 1.$$

3. $A^k = \sum_{i=1}^r \lambda_i^k P_i$. 进而图中长为 k 的walk总数为

$$N_k = \mathbf{1}_n^T A^k \mathbf{1}_n = \sum_{i=1}^r \lambda_i^k \|P_i \mathbf{1}_n\|.$$

关于习题

章后习题选题精辟, 只可惜难度参差不一. 笔者大致总结了三点.

1

许多题目基于书上未提及的Gershgorin circle定理, 该定理阐述了矩阵 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 在复平面内的特征值的位置. 具体而言, 圆盘之并集 $\bigcup_{i=1}^n D(a_{ii}, \sum_{j \neq i} |a_{ij}|)$ 包含了 A 的所有特征值.

证明不难. 先选定任意特征向量 v 与其对应的特征值 λ , 再不失一般性地假设 $|v_m| = \|v\|_\infty (\neq 0)$, 从而 $\lambda v_m = \sum_i a_{mi} v_i$. 是故

$$|\lambda - a_{mm}| \leq \frac{1}{|v_m|} \left| \sum_{i \neq m} a_{mi} v_i \right| \leq \sum_{i \neq m} |a_{mi}|$$

定理得证.

对"好"图的特征值计算完全考察高等代数能力. 比如第四题是计算 $L(K_{4,4})$ 之谱, 计算如下:

The incidence matrix (r.f. Proposition 1.2.2.) of $K_{4,4}$ is

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

Set $C = (1\ 1\ 1\ 1)$, the incidence matrix of $K_{4,4}$ equals

$$\begin{pmatrix} C \otimes I_4 \\ I_4 \otimes C \end{pmatrix}$$

The line graph of $K_{4,4}$, $A(L(K_{4,4}))$, equals $\begin{pmatrix} C \otimes I_4 \\ I_4 \otimes C \end{pmatrix}^T \begin{pmatrix} C \otimes I_4 \\ I_4 \otimes C \end{pmatrix} - 2I_{16}$.

Consider the eigenvalues of $\begin{pmatrix} C \otimes I_4 \\ I_4 \otimes C \end{pmatrix} \begin{pmatrix} C \otimes I_4 \\ I_4 \otimes C \end{pmatrix}^T$.

Since $(A_1 \otimes B_1)(A_2 \otimes B_2) = (A_1 A_2) \otimes (B_1 B_2)$, the product

$$\begin{aligned} \begin{pmatrix} C \otimes I_4 \\ I_4 \otimes C \end{pmatrix} \begin{pmatrix} C \otimes I_4 \\ I_4 \otimes C \end{pmatrix}^T &= \begin{pmatrix} C \otimes I_4 \\ I_4 \otimes C \end{pmatrix} (C^T \otimes I_4 \quad I_4 \otimes C^T) \\ &= \begin{pmatrix} 4I_4 & C^T C \\ C^T C & 4I_4 \end{pmatrix} \\ &= 4I_8 + \begin{pmatrix} O & J_4 \\ J_4 & O \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Lemma. the spectrum of $\begin{pmatrix} O & J_4 \\ J_4 & O \end{pmatrix}$, or $K_{4,4}$, is $(0^6, 4, -4)$.

Proof. Since $\text{rank}(A(K_{4,4})) = 2$, the multiplicity of eigenvalue 0 is 6. Whereas, the summation of other two eigenvalues equals the trace of $A(K_{4,4})$, that is, zero. We observe that the all-one vector is an eigenvector of $A(K_{4,4})$ with corresponding eigenvalue 4. Thus -4 is also one eigenvector.

We deduce that the spectrum of $K_{4,4}$ is $(0^6, -4^1, 4^1)$.

In view of the lemma, the spectrum of $\begin{pmatrix} C \otimes I_4 \\ I_4 \otimes C \end{pmatrix} \begin{pmatrix} C \otimes I_4 \\ I_4 \otimes C \end{pmatrix}^T$ is $(4^6, 0^1, 8^1)$. Hence the spectrum of $\begin{pmatrix} C \otimes I_4 \\ I_4 \otimes C \end{pmatrix}^T \begin{pmatrix} C \otimes I_4 \\ I_4 \otimes C \end{pmatrix}$ is $(4^6, 0^9, 8^1)$, and the spectrum of $A(L(K_{4,4}))$ is $(6^1, 2^6, (-2)^9)$.

当然, 前文早已计算过 $K_{m,n}$ 的谱, 故此条答案可以更简; 只是笔者在完成习题时尚未总结特殊图的谱.

第17题难度颇大, 笔者仅能google到一篇与其相关的冗长论文; 但还是在几经尝试后给出了较trivial的解答, 分享如下.

原题: Show that if G is a strongly regular graph then each vertex-deleted subgraph $G - v (v \in V(G))$ has exactly two main eigenvalues.

名词注释:

- 书中用 $G - v$ 表示在图 G 中删去点 v 以及与 v 相连之边后的图, 例如 $C_{n+1} - v = P_n$.
- 主特征值(main eigenvalue)定义如是: λ 为主特征值若且仅若 $\ker(A - \lambda I) \not\subset \mathbf{1}_n^T$. 例如 K_4 之主特征值为 3, 0 并非其主特征值.

证明: Let $P_G(x)$ be the characteristic polinomial of G , that is, $\det(xI_n - A(G))$. Consider the derivation of $P_G(x)$.

$$\begin{aligned} P'_G(x) &= \frac{d}{dx} (v_1(x) \quad v_2(x) \quad \cdots \quad v_n(x)) \\ &= \sum_{i=1}^n \det \begin{pmatrix} v_1(x) & \cdots & v_{i-1}(x) & \frac{d}{dx} v_i(x) & v_{i+1}(x) & v_n(x) \end{pmatrix} \\ &= \sum_{i=1}^n \det(xI_{n-1} - A(G \setminus \{v_i\})) \\ &= \sum_{i=1}^n P_{G \setminus \{v_i\}}(x) \end{aligned}$$

(这里用到了结论: 所有删点图的特征多项式之和即原图特征多项式之导数.)

Suppose that G is a strong regular graph with parameters (n, k, λ, μ) , and G is not complete (otherwise, the statement is trivial since $G \setminus \{v_i\}$ is strong regular). Thus we have

$$A(G)^2 = kI + \lambda A(G) + \mu(J - I - A(G))$$

Hence $A(G)^2 + (\mu - \lambda)A(G) + (\mu - k)I = \mu \mathbf{1}\mathbf{1}^T$. Since k is an eigenvalue of G with multiplicity 1, the other two eigenvalue (denoted as τ and $\theta, \tau > \theta$) with corresponding multiplicities $(m_\tau$ and $m_\theta)$ satisfies:

$$\begin{aligned} \tau, \theta &= \frac{\lambda - \mu \pm \sqrt{(\mu - \lambda)^2 + 4(k - \mu)}}{2} \\ 0 &= \tau m_\tau + \theta m_\theta + k = \text{trace}(A(G)) \\ n &= 1 + m_\tau + m_\theta = \dim A(G) \end{aligned}$$

Hence $P_G(x) = (x - k)(x - \tau)^{m_\tau}(x - \theta)^{m_\theta}$. By virtue of the symmerty of G , let G' be any vertex-deleted graph of G . We have

$$\begin{aligned}
P_{G'}(x) &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n P_{G \setminus \{v_i\}}(x) \\
&= \frac{1}{n} P'_G \\
&= \frac{1}{n} (x - \tau)^{m_\tau} (x - \theta)^{m_\theta} + \frac{1}{n} m_\tau (x - k) (x - \tau)^{m_\tau-1} (x - \theta)^{m_\theta} \\
&\quad + \frac{1}{n} m_\theta (x - k) (x - \tau)^{m_\tau} (x - \theta)^{m_\theta-1} \\
&= (x - \tau)^{m_\tau-1} (x - \theta)^{m_\theta-1} \left[x^2 - (\lambda - \mu + k)x \right. \\
&\quad \left. + \frac{\mu - k + k^2 + k(n-1)(\lambda - \mu)}{n} \right]
\end{aligned}$$

Since $k(k - \lambda - 1) = (n - k - 1)\mu$,

$$\begin{aligned}
P_{G'} &= (x - \tau)^{m_\tau-1} (x - \theta)^{m_\theta-1} \left[x^2 - (\lambda - \mu + k)x \right. \\
&\quad \left. + \frac{\mu - k + k^2 + k(n-1)(\lambda - \mu)}{n} \right] \\
&= (x - \tau)^{m_\tau-1} (x - \theta)^{m_\theta-1} [x^2 - (\lambda - \mu + k)x + \mu] \\
&= (x - \tau)^{m_\tau-1} (x - \theta)^{m_\theta-1} (x - \theta')(x - \tau')
\end{aligned}$$

where $\tau', \theta' = \frac{\lambda - \mu + k \pm \sqrt{(\lambda + \mu + k)^2 - 4\mu}}{2}$.

We now prove that the eigenvalue τ and θ are non-main, i.e. $\mathcal{E}_{G'}(\tau) \subset \mathbf{j}^\perp$ and so is $\mathcal{E}_{G'}(\theta)$. Since $\ker(A(G') - \tau I) \subset \mathbf{j}^\perp \Leftrightarrow \mathbf{j} \in \text{Im}(A(G') - \tau I)$, we only need to prove that

$$\mathbf{j} \in \text{Im}[A(G') - \tau I](A(G') - \theta I) = \text{Im}[A(G')^2 + (\mu - \lambda)A(G') + (\mu - k)I]$$

WLOG, set $A(G)$ as $\begin{pmatrix} 0 & g^T \\ g & A(G') \end{pmatrix}$. Since

$$G^2 = \begin{pmatrix} k & g^T A(G') \\ A(G')g & A(G')^2 + gg^T \end{pmatrix}$$

We deduce that $\text{Im}[A(G') - \tau I](A(G') - \theta I) = \text{Im}(gg^T - J)$, r.f.
 $A(G)^2 = kI + \lambda A(G) + \mu(J - I - A(G))$.

Since we suppose that G is not complete, $gg^T \neq J$,

$$\begin{aligned}
(gg^T - J)(\mathbf{1} - g) &= gg^T \mathbf{1} - J\mathbf{1} - gg^T g + Jg \\
&= gk - (n-1)\mathbf{1} - gk + k\mathbf{1} \\
&= (k - n + 1)\mathbf{j} \\
&\neq \mathbf{0}
\end{aligned}$$

Therefore $\mathbf{j} \in \text{Im}(A(G') - \tau I) \cap \text{Im}(A(G') - \theta I)$, implying that τ and θ are non main eigenvalues of G' . We claim that τ' and θ' are main eigenvalues since they are conjugate, otherwise $\mathcal{E}(\tau') \subset \mathbf{j}^\perp \Leftrightarrow \mathcal{E}(\theta') \subset \mathbf{j}^\perp$.

强正则图 $G = (n, k, \lambda, \mu)$ 有主特征值 k 与非主特征值 τ, θ . 删去一点的强正则图保留了 τ 与 θ 兹二非主特征值, 但其主特征值"对称地"分裂为了 τ' 与 θ' .