

### فصل ۳

#### گرافهای غیرمنتظم

تعمیم طبیعی از نسبت رابلی برای گرافهای غیرمنتظم:

$$R(y) = \frac{\sum_{\{u,v\} \in E} |y_u - y_v|^2}{\sum_{v \in V} d_v y_v^2}$$

می‌خواهیم ماتریس لاپلاسین را طوری تعریف کنیم که وقتی یک بردار  $x$  را از دو طرف در آن ضرب می‌کنیم، نسبت رابلی را بدهد. برای گرافهای منتظم، لاپلاسین (نرمال‌نشده) را به صورت  $L = dI - A$  تعریف کردیم. حدس می‌زنیم ماتریس لاپلاسین برای گرافهای غیرمنتظم  $L_G = D - A$  باشد. ماتریس  $D$ ، ماتریس قطری است که روی قطر اصلی آن درجه‌ی رأسها قرار دارد.

$$\begin{aligned} x^T L_G x &= x^T D x - x^T A x \\ &= \sum_{v \in V} d_v x_v^2 - 2 \sum_{\{u,v\} \in E} x_v x_u \\ &= \sum_{\{u,v\} \in E} |x_v - x_u|^2 \end{aligned}$$

پس صورت نسبت رابلی با ضرب لاپلاسین (نرمال‌نشده) به دست می‌آید.  
نشان می‌دهیم لاپلاسین نرمال‌شده باید به صورت زیر تعریف شود:

$$\mathcal{L}_G = I - D^{-\frac{1}{2}} A D^{-\frac{1}{2}}$$

بردار و مقدار ویژه‌های لاپلاسین

در فصل ۱ ثابت کردیم برای هر ماتریس متقارن و حقیقی، مقدار ویژه‌ی  $k$ -ام آن از رابطه‌ی زیر به دست می‌آید:

$$\lambda_k = \min_{V: \text{بعدی-}k} \max_{\substack{x \in V \\ x \neq 0}} \frac{x^T L x}{x^T x}$$

پس برای ماتریس لاپلاسین نرمال‌شده که متقارن و حقیقی است هم برقرار است.

بردار  $y = D^{-\frac{1}{2}} x$  تعریف کنید (تغییر متغیر). با جایگذاری  $y$  به جای  $x$  در رابطه‌ی بالا، رابطه‌ی زیر به دست می‌آید:

$$\lambda_k = \min_{S': \text{بعدی-}k} \max_{y \in S'} \frac{y^T D^{-\frac{1}{2}} L D^{\frac{1}{2}} y}{y^T D y}$$

اگر به جای  $L$ ،  $\mathcal{L}_G$  را قرار بدهیم، به رابطه‌ی زیر می‌رسیم:

$$\begin{aligned} \lambda_k &= \min_{S': \text{بعدی-}k} \max_{y \in S'} \frac{y^T (D - A) y}{y^T D y} \\ &= \min_{S': \text{بعدی-}k} \max_{y \in S'} R(y) \end{aligned}$$

بر خلاف گراف‌های منتظم، مقدار ویژه‌های لاپلاسین نرمال‌شده‌ی گرافهای نامنتظم بردارهای  $x$  به کار رفته در به دست آوردن بردار  $y$  متناظر مقدار ویژه هستند. البته در صورتی که این بردارها را برای گراف منتظم حساب کنیم، یک ضریب ثابت  $\frac{1}{\sqrt{d}}$  در آنها ضرب شده است، اما چیزی که اهمیت دارد برقرار بودن رابطه‌ی آنها با نسبت رابلی است.

مقدار ویژه‌ی اول صفر است:

$$\lambda_1 = 0 \quad y = 1$$

برای محاسبه‌ی مقدار ویژه‌ی دوم، ابتدا ضرب داخلی تحت گراف  $G$  را تعریف می‌کنیم:

$$\langle y, z \rangle_G = \sum_v d_v y_v z_v$$

همین طور عمود بودن تحت  $G$  را می‌شود تعریف کرد:

$$y \perp_G z \Leftrightarrow \langle y, z \rangle_G = 0$$

پس مقدار ویژه‌ی دوم به صورت زیر به دست می‌آید:

$$\lambda_2 = \min_{\substack{y \neq 0 \\ y \perp_G 1}} R_G(y)$$

نتیجه ۱ (نامساوی چیگر برای گرافهای نامنتظم). با جایگذاری مقدار  $\lambda_2$  بالا نامساوی چیگر برای گرافهای نامنتظم ثابت می‌شود:

$$\frac{\lambda_2}{2} \leq \Phi(G) \leq \sqrt{2\lambda_2}$$

نامساوی چيگر برای مرتبه‌های بالاتر

روش ۱

برای تعریف گسترش یالی از رابطه‌ی  $\Phi(G) = \min_{S \subset V} (\Phi(S), \Phi(V - S))$  استفاده کردیم. تعمیم آن به  $k$  برش را به صورت زیر تعریف می‌کنیم:

$$SSE_s(G) = \min_{\substack{|S| \leq s \\ S \subset V}} \Phi(S)$$

در حالت خاص  $s = \frac{1}{2}$  همان گسترش یالی گراف می‌شود:

$$SSE_{\frac{|V|}{2}}(G) = \Phi(G)$$

اگر  $\lambda_k = 0$  باشد، آنگاه گراف  $k$  مولفه‌ی همبندی دارد که کوچکترین آنها حداکثر  $\frac{|V|}{k}$  رأس دارد، پس

$$SSE_{\frac{|V|}{k}}(G) = 0$$

می‌خواهیم برای حالتی که دقیقاً صفر نمی‌شود هم کران پیدا کنیم و با این هدف نامساوی چيگر را تعمیم بدهیم.

قضیه ۲.

$$SSE_{\frac{n^{1+\delta}}{k}} = O(\sqrt{\frac{\lambda_k}{\delta}})$$

برای مثال در قضیه بالا اگر  $\frac{n^{1+\delta}}{k} = \frac{n}{7}$  باشد آنگاه  $k = 7n^\delta$

روش ۲

در نامساوی چيگر هدف تقریب زدن  $\Phi(G)$  بود، اما اگر بخواهیم برای  $\lambda_2$  کران پیدا کنیم، می‌توانیم از تعریف زیر استفاده کنیم:

$$\Phi_k(G) = \min_{\substack{S_1, \dots, S_k \\ S_i \subset V \\ S_i \cap S_j = \emptyset}} \max_i \Phi(S_i)$$

که به ازای  $k = 2$  همان رابطه‌ی گسترش یالی است.

قضیه ۳.

$$\frac{\lambda_2}{2} \leq \Phi_k(G) \leq O(k^2) \sqrt{\lambda_k}$$

قضیه‌ی بالا توسط تراویسان، اویس قرن و لی ثابت شده است.

قضیه ۴.

$$\Phi_{0.9k}(G) = O(\sqrt{\lambda_k \lg k})$$

دوبخشی بودن

قبلاً ثابت کردیم که اگر  $\lambda_n = 2$  باشد، گراف یک مولفه‌ی دوبخشی دارد.

$$\beta(G) = \min_{x \in \{-1, 0, 1\}^{|V|}} \frac{\sum_{\{u,v\} \in E} |x_v + x_u|}{\sum_v d_v |x_v|}$$

ضریب بتا میزان داشتن مولفه‌ی دوبخشی یک گراف را نشان می‌دهد. فرض کنید مجموعه‌ی  $A$  شامل همه‌ی رأسهایی باشد که درایه‌ی متناظر آنها در  $x$ ،  $-1$  باشد، به طور مشابه مجموعه‌ی  $B$  را برای درایه‌های  $1$  و مجموعه‌ی  $S$  را برای درایه‌های صفر تعریف می‌کنیم. کسر داخل مینیمم در تعریف بتای گراف را بر حسب مجموعه‌های  $A, B, S$  بازنویسی می‌کنیم:

$$\beta(A, B, S) = \frac{2E(A) + 2E(B) + E(S, V - S)}{\sum_{v \in V} d_v}$$

می‌دانیم  $V - S = A \cup B$ . در عبارت بالا، مقادیر  $E(A)$ ،  $E(B)$  نشان‌دهنده‌ی میزان دوبخشی بودن گراف هستند و  $E(S, V - S)$  میزان جدا بودن مولفه‌های  $A, B$  از بقیه گراف است و منجر به کسر باعث می‌شود تعداد رأسهای دور ریخته شده (عضو  $S$ ) تا حد امکان کم باشند. در نتیجه:

$$\beta(G) = \min_{\substack{A, B, S \\ \text{افراز از } V}} \beta(A, B, S)$$

مقدار ایده‌آل عبارت بالا (بتا) صفر است.

$$\beta(G) = 0 \Leftrightarrow \lambda_n = 2 \Leftrightarrow \text{گراف یک مولفه‌ی دوبخشی دارد}$$

قضیه ۵.

$$\frac{1}{2}(2 - \lambda_n) \leq \beta(G) \leq \sqrt{2(2 - \lambda_n)}$$

اثبات این قضیه توسط تراویسان انجام شده است.

اگر مقدار ویژه‌ها و بردار ویژه‌های  $A$  به ترتیب  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  و  $x_1, \dots, x_n$  باشند، آنگاه:□ مقدار ویژه‌ها و بردار ویژه‌های ماتریس  $-A$  عبارت هستند از  $-\lambda_1, \dots, -\lambda_n$  و  $x_1, \dots, x_n$ □ مقدار ویژه‌ها و بردار ویژه‌های ماتریس  $I - A$  عبارت هستند از  $1 - \lambda_1, \dots, 1 - \lambda_n$  و  $x_1, \dots, x_n$ □ مقدار ویژه‌ها و بردار ویژه‌های ماتریس  $2I - A$  عبارت هستند از  $2 - \lambda_1, \dots, 2 - \lambda_n$  و  $x_1, \dots, x_n$