

# Szemidefinit programozás és sajátértékek

Hajnal Péter

2021. tavasz

# Sajátértékek

# Sajátértékek

## Sajátérték probléma

Adot  $M \in \mathcal{S}^n \subset \mathbb{R}^{n \times n}$  szimmetrikus mátrix.

# Sajátértékek

## Sajátérték probléma

Adot  $M \in \mathcal{S}^n \subset \mathbb{R}^{n \times n}$  szimmetrikus mátrix. // Így tudjuk, hogy sajátértékei valósak.

# Sajátértékek

## Sajátérték probléma

Adot  $M \in \mathcal{S}^n \subset \mathbb{R}^{n \times n}$  szimmetrikus mátrix. // Így tudjuk, hogy sajátértékei valósak.

Határozzuk meg sajátértékeit:

$$\lambda_{\max} = \lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n = \lambda_{\min}.$$

# Sajátértékek

## Sajátérték probléma

Adot  $M \in \mathcal{S}^n \subset \mathbb{R}^{n \times n}$  szimmetrikus mátrix. // Így tudjuk, hogy sajátértékei valósak.

Határozzuk meg sajátértékeit:

$$\lambda_{\max} = \lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n = \lambda_{\min}.$$

A sajátértékek (multiplicitásokkal vett) sora a mátrix spektruma.

*J*

$J$ 

Nézzük a csupa-1 mátrixot:

$$J = J_k = \begin{pmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & \ddots & & 1 \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix}_{k \times k} .$$



$J$ 

Nézzük a csupa-1 mátrixot:

$$J = J_k = \begin{pmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & \ddots & & 1 \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix}_{k \times k}.$$

Mik a sajátértékei, sajátvektorai?

# A megoldás

# A megoldás

- A csupa-1 vektor:  $\underline{1} = \mathbf{j} = (1, 1, \dots, 1)^T \in \mathbb{R}^k$  sajátvektora lesz a mátrixnak:  $J\underline{1} = k\underline{1}$ . Azaz a megtalált sajátvektorhoz tartozó sajátérték  $k$ .

# A megoldás

- A csupa-1 vektor:  $\underline{1} = \mathbf{j} = (1, 1, \dots, 1)^T \in \mathbb{R}^k$  sajátvektora lesz a mátrixnak:  $J\underline{1} = k\underline{1}$ . Azaz a megtalált sajátvektorhoz tartozó sajátérték  $k$ .
- Tekintsünk egy másik sajátértékhez tartozó sajátvektort, legyen ez:  $(x_1, \dots, x_k) \in \mathbb{R}^k$ .

# A megoldás

- A csupa-1 vektor:  $\underline{1} = j = (1, 1, \dots, 1)^T \in \mathbb{R}^k$  sajátvektora lesz a mátrixnak:  $J\underline{1} = k\underline{1}$ . Azaz a megtalált sajátvektorhoz tartozó sajátérték  $k$ .
- Tekintsünk egy másik sajátértékhez tartozó sajátvektort, legyen ez:  $(x_1, \dots, x_k) \in \mathbb{R}^k$ .
- Ekkor erről tudjuk, hogy merőleges  $\underline{1}$ -re, azaz  $\sum x_i = 0$ .

# A megoldás

- A csupa-1 vektor:  $\underline{1} = \mathbf{j} = (1, 1, \dots, 1)^T \in \mathbb{R}^k$  sajátvektora lesz a mátrixnak:  $J\underline{1} = k\underline{1}$ . Azaz a megtalált sajátvektorhoz tartozó sajátérték  $k$ .
- Tekintsünk egy másik sajátértékhez tartozó sajátvektort, legyen ez:  $(x_1, \dots, x_k) \in \mathbb{R}^k$ .
- Ekkor erről tudjuk, hogy merőleges  $\underline{1}$ -re, azaz  $\sum x_i = 0$ .
- Ez a gondolat megfordítható: Ha  $\sum x_i = 0$ , akkor  $J\underline{x} = \underline{0} = 0\underline{x}$ .

# A megoldás

- A csupa-1 vektor:  $\underline{1} = \mathbf{j} = (1, 1, \dots, 1)^T \in \mathbb{R}^k$  sajátvektora lesz a mátrixnak:  $J\underline{1} = k\underline{1}$ . Azaz a megtalált sajátvektorhoz tartozó sajátérték  $k$ .
- Tekintsünk egy másik sajátértékhez tartozó sajátvektort, legyen ez:  $(x_1, \dots, x_k) \in \mathbb{R}^k$ .
- Ekkor erről tudjuk, hogy merőleges  $\underline{1}$ -re, azaz  $\sum x_i = 0$ .
- Ez a gondolat megfordítható: Ha  $\sum x_i = 0$ , akkor  $J\underline{x} = \underline{0} = 0\underline{x}$ .
- Így azt kaptuk, hogy 0 is sajátérték és bizonyos hozzá tartozó sajátértékek egy  $k - 1$  dimenziós alteret feszítenek. Azaz 0 legalább  $k - 1$ -szeres sajátvektor.

# A megoldás

- A csupa-1 vektor:  $\underline{1} = j = (1, 1, \dots, 1)^T \in \mathbb{R}^k$  sajátvektora lesz a mátrixnak:  $J\underline{1} = k\underline{1}$ . Azaz a megtalált sajátvektorhoz tartozó sajátérték  $k$ .
- Tekintsünk egy másik sajátértékhez tartozó sajátvektort, legyen ez:  $(x_1, \dots, x_k) \in \mathbb{R}^k$ .
- Ekkor erről tudjuk, hogy merőleges  $\underline{1}$ -re, azaz  $\sum x_i = 0$ .
- Ez a gondolat megfordítható: Ha  $\sum x_i = 0$ , akkor  $J\underline{x} = \underline{0} = 0\underline{x}$ .
- Így azt kaptuk, hogy 0 is sajátérték és bizonyos hozzá tartozó sajátértékek egy  $k - 1$  dimenziós alteret feszítenek. Azaz 0 legalább  $k - 1$ -szeres sajátvektor.
- Ezzel az összes sajátérték megvan:

$$k \geq 0 \geq 0 \geq \dots \geq 0 \geq 0.$$



# A megoldás

- A csupa-1 vektor:  $\underline{1} = \mathbf{j} = (1, 1, \dots, 1)^T \in \mathbb{R}^k$  sajátvektora lesz a mátrixnak:  $J\underline{1} = k\underline{1}$ . Azaz a megtalált sajátvektorhoz tartozó sajátérték  $k$ .
- Tekintsünk egy másik sajátértékhez tartozó sajátvektort, legyen ez:  $(x_1, \dots, x_k) \in \mathbb{R}^k$ .
- Ekkor erről tudjuk, hogy merőleges  $\underline{1}$ -re, azaz  $\sum x_i = 0$ .
- Ez a gondolat megfordítható: Ha  $\sum x_i = 0$ , akkor  $J\underline{x} = \underline{0} = 0\underline{x}$ .
- Így azt kaptuk, hogy 0 is sajátérték és bizonyos hozzá tartozó sajátértékek egy  $k - 1$  dimenziós alteret feszítenek. Azaz 0 legalább  $k - 1$ -szeres sajátvektor.
- Ezzel az összes sajátérték megvan:

$$k \geq 0 \geq 0 \geq \dots \geq 0 \geq 0.$$

Speciálisan  $\lambda_{\max}(J_{k \times k}) = k$ .

# Maximális sajátérték problémája

# Maximális sajátérték problémája

## Egyszerűsített sajátérték probléma

Adott  $M \in \mathcal{S}^n$ , határozzuk meg maximális sajátértékét.

# Maximális sajátérték problémája

## Egyszerűsített sajátérték probléma

Adott  $M \in \mathcal{S}^n$ , határozzuk meg maximális sajátértékét.

Könnyű belátni és jól ismert tény, hogy

$$\lambda_{\max} = \max_{x \in \mathbb{R}^n: x \neq 0} \frac{x^T M x}{x^T x} = \max_{x \in \mathbb{R}^n: \|x\|=1} x^T M x.$$

# Maximális sajátérték problémája

## Egyszerűsített sajátérték probléma

Adott  $M \in \mathcal{S}^n$ , határozzuk meg maximális sajátértékét.

Könnyű belátni és jól ismert tény, hogy

$$\lambda_{\max} = \max_{x \in \mathbb{R}^n: x \neq 0} \frac{x^T M x}{x^T x} = \max_{x \in \mathbb{R}^n: \|x\|=1} x^T M x.$$

Azaz a maximális sajátérték meghatározása megfogalmazható a következő alakban:

# Maximális sajátérték problémája

## Egyszerűsített sajátérték probléma

Adott  $M \in \mathcal{S}^n$ , határozzuk meg maximális sajátértékét.

Könnyű belátni és jól ismert tény, hogy

$$\lambda_{\max} = \max_{x \in \mathbb{R}^n: x \neq 0} \frac{x^T M x}{x^T x} = \max_{x \in \mathbb{R}^n: \|x\|=1} x^T M x.$$

Azaz a maximális sajátérték meghatározása megfogalmazható a következő alakban:

Maximalizáljuk	$x^T M x - t$
Feltéve, hogy	$\ x\  = 1.$

# Maximális sajátérték másképp

# Maximális sajátérték másképp

## Észrevétel

$\lambda I - M$  sajátértékei

$$\lambda - \lambda_n \geq \lambda - \lambda_{n-1} \geq \dots \geq \lambda - \lambda_1.$$



# Maximális sajátérték másképp

## Észrevétel

$\lambda I - M$  sajátértékei

$$\lambda - \lambda_n \geq \lambda - \lambda_{n-1} \geq \dots \geq \lambda - \lambda_1.$$

- Ezek a sajátértékek pontosan akkor lesznek nemnegatívak, ha  $\lambda \geq \lambda_1 = \lambda_{\max}$ .  $\lambda I - M$  sajátértékeinek nemnegativsága, pontosan  $\lambda I - M$  pozitív szemidefinitsége.

# Maximális sajátérték másképp

## Észrevétel

$\lambda I - M$  sajátértékei

$$\lambda - \lambda_n \geq \lambda - \lambda_{n-1} \geq \dots \geq \lambda - \lambda_1.$$

- Ezek a sajátértékek pontosan akkor lesznek nemnegatívak, ha  $\lambda \geq \lambda_1 = \lambda_{\max}$ .  $\lambda I - M$  sajátértékeinek nemnegativsága, pontosan  $\lambda I - M$  pozitív szemidefinitsége.
- A legkisebb ilyen  $\lambda$  érték  $\lambda_{\max}$ . Átfogalmazásunk:

# Maximális sajátérték másképp

## Észrevétel

$\lambda I - M$  sajátértékei

$$\lambda - \lambda_n \geq \lambda - \lambda_{n-1} \geq \dots \geq \lambda - \lambda_1.$$

- Ezek a sajátértékek pontosan akkor lesznek nemnegatívak, ha  $\lambda \geq \lambda_1 = \lambda_{\max}$ .  $\lambda I - M$  sajátértékeinek nemnegativsága, pontosan  $\lambda I - M$  pozitív szemidefinitsége.
- A legkisebb ilyen  $\lambda$  érték  $\lambda_{\max}$ . Átfogalmazásunk:

Minimalizáljuk

$\lambda$ -t

Feltéve, hogy

$\lambda I - M \succeq 0$

# Maximális sajátérték másképp

## Észrevétel

$\lambda I - M$  sajátértékei

$$\lambda - \lambda_n \geq \lambda - \lambda_{n-1} \geq \dots \geq \lambda - \lambda_1.$$

- Ezek a sajátértékek pontosan akkor lesznek nemnegatívok, ha  $\lambda \geq \lambda_1 = \lambda_{\max}$ .  $\lambda I - M$  sajátértékeinek nemnegativsága, pontosan  $\lambda I - M$  pozitív szemidefinitsége.
- A legkisebb ilyen  $\lambda$  érték  $\lambda_{\max}$ . Átfogalmazásunk:

Minimalizáljuk	$\lambda$ -t
Feltéve, hogy	$\lambda I - M \succeq 0$

- Ez  $\lambda_{\max}$  meghatározásának egy SDP megfogalmazása.

# Egy bonyolultabb sajátérték probléma

# Egy bonyolultabb sajátérték probléma

Legyen  $X = \sum_{i=1}^n x_i A_i$ , ahol  $A_i \in \mathcal{S}^k$  (így  $X \in \mathcal{S}^k$  is teljesül).

# Egy bonyolultabb sajátérték probléma

Legyen  $X = \sum_{i=1}^n x_i A_i$ , ahol  $A_i \in \mathcal{S}^k$  (így  $X \in \mathcal{S}^k$  is teljesül).

Azaz  $X$  a következő alakú

$$\begin{pmatrix} \alpha_{11}^{(1)} x_1 + \alpha_{11}^{(2)} x_2 + \dots & \alpha_{12}^{(1)} x_1 + \alpha_{12}^{(2)} x_2 + \dots & \dots & \alpha_{1n}^{(1)} x_1 + \alpha_{1n}^{(2)} x_2 + \dots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \alpha_{n1}^{(1)} x_1 + \alpha_{n1}^{(2)} x_2 + \dots & \alpha_{n2}^{(1)} x_1 + \alpha_{n2}^{(2)} x_2 + \dots & \dots & \alpha_{nn}^{(1)} x_1 + \alpha_{nn}^{(2)} x_2 + \dots \end{pmatrix}_{n \times n}$$

tehát egy olyan  $n \times n$  méretű mátrix, amelynek minden eleme egy lineáris függvény.

# Egy bonyolultabb sajátérték probléma

Legyen  $X = \sum_{i=1}^n x_i A_i$ , ahol  $A_i \in \mathcal{S}^k$  (így  $X \in \mathcal{S}^k$  is teljesül).

Azaz  $X$  a következő alakú

$$\begin{pmatrix} \alpha_{11}^{(1)} x_1 + \alpha_{11}^{(2)} x_2 + \dots & \alpha_{12}^{(1)} x_1 + \alpha_{12}^{(2)} x_2 + \dots & \dots & \alpha_{1n}^{(1)} x_1 + \alpha_{1n}^{(2)} x_2 + \dots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \alpha_{n1}^{(1)} x_1 + \alpha_{n1}^{(2)} x_2 + \dots & \alpha_{n2}^{(1)} x_1 + \alpha_{n2}^{(2)} x_2 + \dots & \dots & \alpha_{nn}^{(1)} x_1 + \alpha_{nn}^{(2)} x_2 + \dots \end{pmatrix}_{n \times n}$$

tehát egy olyan  $n \times n$  méretű mátrix, amelynek minden eleme egy lineáris függvény.

## Feladat

Határozzuk meg  $x \in \mathbb{R}^n$ -et úgy, hogy  $\lambda_{\max}(X)$  a lehető legkisebb legyen.



# SDP megfogalmazás

# SDP megfogalmazás

A „bonyolultabb” feladat korábbi ötletekkel könnyen átírható a következő alakba:

# SDP megfogalmazás

A „bonyolultabb” feladat korábbi ötletekkel könnyen átírható a következő alakba:

Minimalizáljuk	$\mu$ -t
Feltéve, hogy	$X = \sum_{i=1}^n x_i A_i$
	$\mu I - X \succeq 0.$

Azaz sajátérték kérdésünk ismét megfogalmazható, mint egy SPD probléma.

# A TERV

# A TERV

- A továbbiakban nehéz ( $\mathcal{NP}$ -teljes) gráfelméleti problémát veszünk elő.

# A TERV

- A továbbiakban nehéz ( $\mathcal{NP}$ -teljes) gráfelméleti problémát veszünk elő.
- Optimumára adunk sajátértékek segítségével becslést.

# A TERV

- A továbbiakban nehéz ( $\mathcal{NP}$ -teljes) gráfelméleti problémát veszünk elő.
- Optimumára adunk sajátértékek segítségével becslést.
- Majd a legjobb becslés magállapítását megfogalmazzuk mint SDP probléma.

# Szünet





# Emlékeztető: Szomszédsági mátrix



# Emlékeztető: Szomszédsági mátrix

Egy  $G$  egyszerű gráf  $A_G$  szomszédsági mátrixa

$$A_G = \begin{matrix} & & & y & & & & & & x \\ & & & 0 & & \dots & & & & 0 \\ y & & & & 0 & & \dots & & & \begin{cases} 1, \text{ ha } yx \in E \\ 0, \text{ különben} \end{cases} \\ & & & \vdots & & \ddots & & & & \vdots \\ & & & & \begin{cases} 1, \text{ ha } xy \in E \\ 0, \text{ különben} \end{cases} & & \dots & & & 0 \\ x & & & & & & \dots & & & 0 \\ & & & & & & \dots & & & 0 \end{matrix}.$$

- $A_G$ -t úgy képzelhetjük el, hogy a sorok és az oszlopok is  $V$ -vel vannak azonosítva,  $n = |V|$ .

# Emlékeztető: Szomszédsági mátrix

Egy  $G$  egyszerű gráf  $A_G$  szomszédsági mátrixa

$$A_G = \begin{matrix} & \begin{matrix} y & & & & x \end{matrix} \\ \begin{matrix} y \\ \vdots \\ x \end{matrix} & \begin{pmatrix} 0 & & \cdots & & \\ & 0 & \cdots & \begin{cases} 1, \text{ ha } yx \in E \\ 0, \text{ különben} \end{cases} & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ \begin{cases} 1, \text{ ha } xy \in E \\ 0, \text{ különben} \end{cases} & \cdots & \cdots & 0 & \\ \cdots & & & & 0 \end{pmatrix} \end{matrix}.$$

- $A_G$ -t úgy képzelhetjük el, hogy a sorok és az oszlopok is  $V$ -vel vannak azonosítva,  $n = |V|$ .
- Egy konkrét felírásához rögzítenünk kell a csúcsok egy sorrendjét.

# Emlékeztető: Szomszédsági mátrix

Egy  $G$  egyszerű gráf  $A_G$  szomszédsági mátrixa

$$A_G = \begin{matrix} & \begin{matrix} y & & x \end{matrix} \\ \begin{matrix} y \\ \\ x \end{matrix} & \begin{pmatrix} 0 & & \dots & & \\ & 0 & & \dots & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \\ \begin{cases} 1, \text{ ha } xy \in E \\ 0, \text{ különben} \end{cases} & \dots & 0 & & \\ & \dots & & & 0 \end{pmatrix} \end{matrix} \cdot$$

- $A_G$ -t úgy képzelhetjük el, hogy a sorok és az oszlopok is  $V$ -vel vannak azonosítva,  $n = |V|$ .
- Egy konkrét felírásához rögzítenünk kell a csúcsok egy sorrendjét.
- Ha egy sorrendtől független szemléletben tekintjük a mátrixot, akkor egy  $V \times V \rightarrow \{0, 1\}$  függvényként kell felfognunk.

# Emlékeztető: Független csúcshalmazok

## Definíció

$F \subset V(G)$  független csúcshalmaz, ha minden élnek legfeljebb egy végpontja  $F$ -beli.

# Emlékeztető: Független csúcshalmazok

## Definíció

$F \subset V(G)$  független csúcshalmaz, ha minden élnek legfeljebb egy végpontja  $F$ -beli. Azaz nincs  $F$ -en belüli él.

# Emlékeztető: Független csúcshalmazok

## Definíció

$F \subset V(G)$  független csúcshalmaz, ha minden élnek legfeljebb egy végpontja  $F$ -beli. Azaz nincs  $F$ -en belüli él. Azaz  $G|_F$  üres gráf.



# Emlékeztető: Független csúcshalmazok

## Definíció

$F \subset V(G)$  független csúcshalmaz, ha minden élnek legfeljebb egy végpontja  $F$ -beli. Azaz nincs  $F$ -en belüli él. Azaz  $G|_F$  üres gráf.

Adott  $G$  egyszerű gráfra a kapcsolódó optimalizálási feladat

Maximalizáljuk

$|F|$ -t

Feltéve, hogy

$F$  független csúcshalmaz

# Emlékeztető: Független csúcshalmazok

## Definíció

$F \subset V(G)$  független csúcshalmaz, ha minden élnek legfeljebb egy végpontja  $F$ -beli. Azaz nincs  $F$ -en belüli él. Azaz  $G|_F$  üres gráf.

Adott  $G$  egyszerű gráfra a kapcsolódó optimalizálási feladat

Maximalizáljuk	$ F $ -t
Feltéve, hogy	$F$ független csúcshalmaz

$p^*$  standard jelölése  $\alpha(G)$ .

# Független csúcshalmazok és szomszédsági mátrix

# Független csúcshalmazok és szomszédsági mátrix

Ha  $F$  egy független halmaz, akkor az  $F$ -beli csúcsok kijelölnek  $A_G$ -ban egy nulla részmatrixot:

# Független csúcshalmazok és szomszédsági mátrix

Ha  $F$  egy független halmaz, akkor az  $F$ -beli csúcsok kijelölnek  $A_G$ -ban egy nulla részmátrixot:

$$F \left\{ \begin{array}{c} \overbrace{\hspace{1.5cm}}^F \\ 0 \quad \dots \quad 0 \\ \vdots \quad \ddots \quad \vdots \\ 0 \quad \dots \quad 0 \end{array} \right.$$

# Független csúcshalmazok és szomszédsági mátrix

Ha  $F$  egy független halmaz, akkor az  $F$ -beli csúcsok kijelölnek  $A_G$ -ban egy nulla részmatrixot:

$$F \left\{ \begin{array}{ccc} & \underbrace{\hspace{2cm}} & \\ & F & \\ & 0 & \dots & 0 \\ & \vdots & \ddots & \vdots \\ & 0 & \dots & 0 \end{array} \right.$$

azaz ha az  $F$ -en kívüli csúcsok sorait/oszlopait elhagyjuk, akkor csupa 0 matrixhoz jutunk.

# Független csúcshalmazok és szomszédsági mátrix

Ha  $F$  egy független halmaz, akkor az  $F$ -beli csúcsok kijelölnek  $A_G$ -ban egy nulla részmatrixot:

$$F \left\{ \begin{array}{c} \overbrace{\hspace{1.5cm}}^F \\ \left( \begin{array}{ccc} 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 \end{array} \right) \end{array} \right.$$

azaz ha az  $F$ -en kívüli csúcsok sorait/oszlopait elhagyjuk, akkor csupa 0 matrixhoz jutunk. Azaz  $A_G|_{F \times F} \equiv 0$ .

# Egy csavar



# Egy csavar

Technikai okok miatt a feladat egy másik formáját nézzük, ahol  $A_G$  helyett  $\overline{A_G}$  mátrix-szal dolgozunk.

# Egy csavar

Technikai okok miatt a feladat egy másik formáját nézzük, ahol  $A_G$  helyett  $\overline{A_G}$  mátrix-szal dolgozunk.

Ebben a mátrixban  $A_G$  0 és 1 elemeit felcseréltük. Azaz a főátlón 1-esek vannak, azon kívül a csúcspárok közötti nem-éleknek 1-eseket feleltetünk meg, az éleket pedig a 0-k jelölik.

# Egy csavar

Technikai okok miatt a feladat egy másik formáját nézzük, ahol  $A_G$  helyett  $\overline{A_G}$  mátrix-szal dolgozunk.

Ebben a mátrixban  $A_G$  0 és 1 elemeit felcseréltük. Azaz a főátlón 1-esek vannak, azon kívül a csúcspárok közötti nem-éleknek 1-eseket feleltetünk meg, az éleket pedig a 0-k jelölik.

Azaz

$$\overline{A_G} = \begin{matrix} & & y & & \\ y & \begin{pmatrix} 1 & & \dots \\ & 1 & \dots \\ & & \ddots \end{pmatrix} & & \\ x & \left\{ \begin{array}{l} 0, \text{ ha } xy \in E \\ 1, \text{ különben} \end{array} \right. & & \dots & \\ & & & \dots & 1 \end{matrix} = J - A_G = I + \overline{A_G}.$$

# Egy csavar

Technikai okok miatt a feladat egy másik formáját nézzük, ahol  $A_G$  helyett  $\overline{A_G}$  mátrix-szal dolgozunk.

Ebben a mátrixban  $A_G$  0 és 1 elemeit felcseréltük. Azaz a főátlón 1-esek vannak, azon kívül a csúcspárok közötti nem-éleknek 1-eseket feleltetünk meg, az éleket pedig a 0-k jelölik.

Azaz

$$\overline{A_G} = \begin{matrix} & y \\ y & \begin{pmatrix} 1 & & \dots \\ & 1 & \dots \\ & & \ddots \end{pmatrix} \\ x & \begin{pmatrix} \left\{ \begin{array}{l} 0, \text{ ha } xy \in E \\ 1, \text{ különben} \end{array} \right. \\ & & \dots & 1 \end{pmatrix} \end{matrix} = J - A_G = I + \overline{A_G}.$$

$F$  akkor és csak akkor független csúcshalmaz, ha  $\overline{A_G}|_{F \times F} = J$ , a konstans 1-mátrix.

# A „gondolat”

# A „gondolat”

- Ezek alapján vegyük  $\overline{A_G}$ -nak  $|F| \times |F|$  méretű részmátrixának az  $|F|$  sajátértékhez tartozó sajátvektorát ( $\in \mathbb{R}^{F \times F}$ ).

# A „gondolat”

- Ezek alapján vegyük  $\overline{A_G}$ -nak  $|F| \times |F|$  méretű részmátrixának az  $|F|$  sajátértékhez tartozó sajátvektorát ( $\in \mathbb{R}^{F \times F}$ ).
- Egészítsük ki 0 komponensekkel, hogy  $\mathbb{R}^V$  egy elméhez jussunk. A kapott vektor  $\chi_F$ .

# A „gondolat”

- Ezek alapján vegyük  $\overline{A_G}$ -nak  $|F| \times |F|$  méretű részmátrixának az  $|F|$  sajátértékhez tartozó sajátvektorát ( $\in \mathbb{R}^{F \times F}$ ).
- Egészítsük ki 0 komponensekkel, hogy  $\mathbb{R}^V$  egy elméhez jussunk. A kapott vektor  $\chi_F$ .
- Könnyű ellenőrizni, hogy

$$|F| = \frac{\chi_F^T \overline{A_G} \chi_F}{\chi_F^T \chi_F} \leq \max_{x: x \in \mathbb{R}^V - \{0\}} \frac{x^T \overline{A_G} x}{x^T x} = \lambda_{\max}(\overline{A_G}).$$



# A „gondolat”

- Ezek alapján vegyük  $\overline{A_G}$ -nak  $|F| \times |F|$  méretű részmatrixának az  $|F|$  sajátértékhez tartozó sajátvektorát ( $\in \mathbb{R}^{F \times F}$ ).
- Egészítsük ki 0 komponensekkel, hogy  $\mathbb{R}^V$  egy elméhez jussunk. A kapott vektor  $\chi_F$ .
- Könnyű ellenőrizni, hogy

$$|F| = \frac{\chi_F^T \overline{A_G} \chi_F}{\chi_F^T \chi_F} \leq \max_{x: x \in \mathbb{R}^V - \{0\}} \frac{x^T \overline{A_G} x}{x^T x} = \lambda_{\max}(\overline{A_G}).$$

- A következő eredményhez jutottunk:

## Tétel

Legyen  $G$  egy egyszerű gráf,  $F$  egy független halmaz gráfunkban. Ekkor

$$\lambda_{\max}(\overline{A_G}) \geq |F|.$$

Speciálisan

$$\lambda_{\max}(\overline{A_G}) \geq \alpha(G).$$

# Miért jó ez?

# Miért jó ez?

- Bonyolultságelméletből tudjuk, hogy a legnagyobb független halmaz méretének meghatározása egy  $\mathcal{NP}$ -nehéz probléma.

# Miért jó ez?

- Bonyolultságelméletből tudjuk, hogy a legnagyobb független halmaz méretének meghatározása egy  $\mathcal{NP}$ -nehéz probléma.
- Numerikus módszerekből tudjuk, hogy a maximális sajátérték hatékonyan meghatározható.

# Miért jó ez?

- Bonyolultságelméletből tudjuk, hogy a legnagyobb független halmaz méretének meghatározása egy  $\mathcal{NP}$ -nehéz probléma.
- Numerikus módszerekből tudjuk, hogy a maximális sajátérték hatékonyan meghatározható.
- $\lambda_{\max}(\overline{A_G})$  kiszámolásával egy  $\mathcal{NP}$ -nehéz függvényre kapunk becslést.

# A gondolat „kisajtolása”

# A gondolat „kisajtolása”

## Észrevétel

A gondolatmenetben  $\overline{A_G}$ -ról csak azt használtuk ki, hogy a főátlón 1-esek és a „nem-éleknél” is 1-esek szerepelnek.

# A gondolat „kisajtolása”

## Észrevétel

A gondolatmenetben  $\overline{A_G}$ -ról csak azt használtuk ki, hogy a főátlón 1-esek és a „nem-éleknél” is 1-esek szerepelnek.

## Következmény

$G$  egy tetszőleges egyszerű gráf.



# A gondolat „kisajtolása”

## Észrevétel

A gondolatmenetben  $\overline{A_G}$ -ról csak azt használtuk ki, hogy a főátlón 1-esek és a „nem-éleknél” is 1-esek szerepelnek.

## Következmény

$G$  egy tetszőleges egyszerű gráf.

- Legyen  $M \in \mathcal{S}^V$  egy tetszőleges olyan mátrix, amely

# A gondolat „kisajtolása”

## Észrevétel

A gondolatmenetben  $\overline{A_G}$ -ról csak azt használtuk ki, hogy a főátlón 1-esek és a „nem-éleknél” is 1-esek szerepelnek.

## Következmény

$G$  egy tetszőleges egyszerű gráf.

- Legyen  $M \in \mathcal{S}^V$  egy tetszőleges olyan mátrix, amely  
(i) főátlóján 1-ek állnak,

# A gondolat „kisajtolása”

## Észrevétel

A gondolatmenetben  $\overline{A_G}$ -ról csak azt használtuk ki, hogy a főátlón 1-esek és a „nem-éleknél” is 1-esek szerepelnek.

## Következmény

$G$  egy tetszőleges egyszerű gráf.

- Legyen  $M \in \mathcal{S}^V$  egy tetszőleges olyan mátrix, amely
  - (i) főátlóján 1-ek állnak,
  - (ii) a „nem-éleknél” is 1-ek állnak

# A gondolat „kisajtolása”

## Észrevétel

A gondolatmenetben  $\overline{A_G}$ -ról csak azt használtuk ki, hogy a főátlón 1-esek és a „nem-éleknél” is 1-esek szerepelnek.

## Következmény

$G$  egy tetszőleges egyszerű gráf.

• Legyen  $M \in S^V$  egy tetszőleges olyan mátrix, amely

(i) főátlóján 1-ek állnak,

(ii) a „nem-éleknél” is 1-ek állnak

// Legyen ez a  $T_G$  tulajdonsága  $M \in S^V$ -nek

# A gondolat „kisajtolása”

## Észrevétel

A gondolatmenetben  $\overline{A_G}$ -ról csak azt használtuk ki, hogy a főátlón 1-esek és a „nem-éleknél” is 1-esek szerepelnek.

## Következmény

$G$  egy tetszőleges egyszerű gráf.

• Legyen  $M \in S^V$  egy tetszőleges olyan mátrix, amely

(i) főátlóján 1-ek állnak,

(ii) a „nem-éleknél” is 1-ek állnak

// Legyen ez a  $T_G$  tulajdonsága  $M \in S^V$ -nek

• Legyen  $F$  egy tetszőleges független halmaz.

# A gondolat „kisajtolása”

## Észrevétel

A gondolatmenetben  $\overline{A_G}$ -ról csak azt használtuk ki, hogy a főátlón 1-esek és a „nem-éleknél” is 1-esek szerepelnek.

## Következmény

$G$  egy tetszőleges egyszerű gráf.

• Legyen  $M \in \mathcal{S}^V$  egy tetszőleges olyan mátrix, amely

(i) főátlóján 1-ek állnak,

(ii) a „nem-éleknél” is 1-ek állnak

// Legyen ez a  $T_G$  tulajdonsága  $M \in \mathcal{S}^V$ -nek

• Legyen  $F$  egy tetszőleges független halmaz.

Ekkor

$$\lambda_{\max}(M) \geq |F|.$$

# A következmény leghatékonyabb kihasználása

# A következmény leghatékonyabb kihasználása

- A következménynek két „résztvevője” van.



# A következmény leghatékonyabb kihasználása

- A következménynek két „résztvevője” van.
  - (i) a  $T_G$  tulajdonságú mátrix,
  - (ii) az  $F$  független csúcshalmaz.

# A következmény leghatékonyabb kihasználása

- A következménynek két „résztvevője” van.
  - (i) a  $T_G$  tulajdonságú mátrix,
  - (ii) az  $F$  független csúcshalmaz.
- Egyik a bal oldalon, másik a jobb oldalon szerepel.

# A következmény leghatékonyabb kihasználása

- A következménynek két „résztvevője” van.
  - (i) a  $T_G$  tulajdonságú mátrix,
  - (ii) az  $F$  független csúcshalmaz.
- Egyik a bal oldalon, másik a jobb oldalon szerepel.
- Így könnyű a tétel legélesebb változatát megfogalmazni.

# A következmény leghatékonyabb kihasználása

- A következménynek két „résztvevője” van.
  - (i) a  $T_G$  tulajdonságú mátrix,
  - (ii) az  $F$  független csúcshalmaz.
- Egyik a bal oldalon, másik a jobb oldalon szerepel.
- Így könnyű a tétel legélesebb változatát megfogalmazni.

## Tétel

Legyen  $G$  egy egyszerű gráf. Ekkor

$$\min\{\lambda_{\max}(M) : M \in \mathcal{S}^V \text{ } T_G \text{ tulajdonságú}\} \geq \max\{|F| : F \text{ egy független halmaz}\}.$$

# Az egyenlőtlenség bal oldala

# Az egyenlőtlenség bal oldala

Minimalizáljuk	$\lambda_{\max}(M)$ -t
Feltéve, hogy	$M_{uu} = 1$ , minden $u \in V$ esetén, $M_{uv} = 1$ , minden $uv \notin E$ esetén, $M \in \mathcal{S}^n$ .

Átfogalmazzuk a problémát és belátjuk, hogy annak meghatározása egy SDP probléma.

# Átfogalmazás: jelölések

# Átfogalmazás: jelölések

$e = xy \in E(G)$  tetszőleges él. Legyen  $S_e$  az a mátrix, amelyben csak a  $xy$  és  $yx$  pozícióban áll 1, mindenütt máshol 0 szerepel.



# Átfogalmazás: jelölések

$e = xy \in E(G)$  tetszőleges él. Legyen  $S_e$  az a mátrix, amelyben csak a  $xy$  és  $yx$  pozícióban áll 1, mindenütt máshol 0 szerepel.

Azaz

$$S_e = \begin{matrix} & & & x & & y & & \\ & & & & & & & \\ & & & & & & & \\ & & & & & & & \\ x & \begin{pmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & \dots & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \end{pmatrix} & \\ y & \begin{pmatrix} 0 & 0 & \dots & 1 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} & \\ & & & & & & & \end{matrix}.$$

# Átfogalmazás: jelölések

$e = xy \in E(G)$  tetszőleges él. Legyen  $S_e$  az a mátrix, amelyben csak a  $xy$  és  $yx$  pozícióban áll 1, mindenütt máshol 0 szerepel.

Azaz

$$S_e = \begin{matrix} & & & x & & y & & \\ & & & & & & & \\ & & & & & & & \\ & & & & & & & \\ x & \begin{pmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & \dots & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ y & 0 & 0 & \dots & 1 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix} & . \end{matrix}$$

Azaz

$$S_e(u, v) = \begin{cases} 1, & u = x, v = y \text{ vagy } u = y, v = x \\ 0 & \text{különben.} \end{cases}$$

# Az átfogalmazott probléma

# Az átfogalmazott probléma

Ezekután egy  $M$  szimmetrikus mátrix  $T_G$  tulajdonsága ekvivalens azzal, hogy  $M = J - \sum_{e \in E} x_e S_e$  valamely  $x_e \in \mathbb{R}^E$  vektorra: A főátlón és a nem-éleknél a  $J$  mátrix 1 eleme áll, míg másutt (egy  $e$  él pozíciójában)  $x_e$ -vel módosítunk (tetszőleges értékre).

# Az átfogalmazott probléma

Ezekután egy  $M$  szimmetrikus mátrix  $T_G$  tulajdonsága ekvivalens azzal, hogy  $M = J - \sum_{e \in E} x_e S_e$  valamely  $x_e \in \mathbb{R}^E$  vektorra: A főátlón és a nem-éleknél a  $J$  mátrix 1 eleme áll, míg másutt (egy  $e$  él pozíciójában)  $x_e$ -vel módosítunk (tetszőleges értékre).

Ezek után ez az első példa alapján ez egy SDP feladat:

# Az átfogalmazott probléma

Ezekután egy  $M$  szimmetrikus mátrix  $T_G$  tulajdonsága ekvivalens azzal, hogy  $M = J - \sum_{e \in E} x_e S_e$  valamely  $x_e \in \mathbb{R}^E$  vektorra: A főátlón és a nem- éléknél a  $J$  mátrix 1 eleme áll, míg másutt (egy  $e$  él pozíciójában)  $x_e$ -vel módosítunk (tetszőleges értékre).

Ezek után ez az első példa alapján ez egy SDP feladat:

Minimalizáljuk	$\mu$ -t
Feltéve, hogy	$M = J - \sum_{e \in E} x_e S_e$
	$\mu I - M \succeq 0.$

# Az átfogalmazott probléma

Ezekután egy  $M$  szimmetrikus mátrix  $T_G$  tulajdonsága ekvivalens azzal, hogy  $M = J - \sum_{e \in E} x_e S_e$  valamely  $x_e \in \mathbb{R}^E$  vektorra: A főátlón és a nem-éleknél a  $J$  mátrix 1 eleme áll, míg másutt (egy  $e$  él pozíciójában)  $x_e$ -vel módosítunk (tetszőleges értékre).

Ezek után ez az első példa alapján ez egy SDP feladat:

Minimalizáljuk	$\mu$ -t
Feltéve, hogy	$M = J - \sum_{e \in E} x_e S_e$
	$\mu I - M \succeq 0.$

Azaz (II. normálformában)

# Az átfogalmazott probléma

Ezekután egy  $M$  szimmetrikus mátrix  $T_G$  tulajdonsága ekvivalens azzal, hogy  $M = J - \sum_{e \in E} x_e S_e$  valamely  $x_e \in \mathbb{R}^E$  vektorra: A főátlón és a nem- éléknél a  $J$  mátrix 1 eleme áll, míg másutt (egy  $e$  él pozíciójában)  $x_e$ -vel módosítunk (tetszőleges értékre).

Ezek után ez az első példa alapján ez egy SDP feladat:

Minimalizáljuk	$\mu$ -t
Feltéve, hogy	$M = J - \sum_{e \in E} x_e S_e$
	$\mu I - M \succeq 0.$

Azaz (II. normálformában)

Minimalizáljuk	$\mu$ -t
Feltéve, hogy	$-\mu I - \sum_{e \in E} x_e S_e \preceq -J.$



# Összefoglalás

Összefoglalva:

## Definíció/Jelölés

Legyen  $G$  egyszerű gráf. Ekkor

$$\vartheta(G) = \text{a fenti SDP feladat optimális értéke.}$$

Azt kaptuk, hogy

## Tétel

Legyen  $G$  egy egyszerű gráf. Ekkor

$$\vartheta(G) \geq \alpha(G).$$

Tudva, hogy egy SDP optimalizálási feladat optimuma hatékonyan kiszámítható a tétel egyenlőtlenségének jobb oldala  $\mathcal{NP}$ -nehéz, míg bal oldala kezelhető.

# Szünet



# Klikkfedési probléma

# Klikkfedési probléma

## Probléma

Adott egy  $G$  egyszerű gráf. Fedjük le csúcshalmazát minél kevesebb klikkel.

# Klikkfedési probléma

## Probléma

Adott egy  $G$  egyszerű gráf. Fedjük le csúcshalmazát minél kevesebb klikkel.

Legyen  $\bar{\chi}(G)$  a legkisebb szám, amennyi klikkel ez megoldható.

# Klikkfedési probléma

## Probléma

Adott egy  $G$  egyszerű gráf. Fedjük le csúcshalmazát minél kevesebb klikkel.

Legyen  $\bar{\chi}(G)$  a legkisebb szám, amennyi klikkel ez megoldható.

- Egy klikkfedés csúcsoztályozása a komplementer gráf egy jó színezése.

# Klikkfedési probléma

## Probléma

Adott egy  $G$  egyszerű gráf. Fedjük le csúcshalmazát minél kevesebb klikkel.

Legyen  $\bar{\chi}(G)$  a legkisebb szám, amennyi klikkel ez megoldható.

- Egy klikkfedés csúcsoztályozása a komplementer gráf egy jó színezése. Azaz a klikkfedés probléma a komplementer gráfra vonatkozó színezési probléma,

# Klikkfedési probléma

## Probléma

Adott egy  $G$  egyszerű gráf. Fedjük le csúcshalmazát minél kevesebb klikkel.

Legyen  $\bar{\chi}(G)$  a legkisebb szám, amennyi klikkel ez megoldható.

- Egy klikkfedés csúcsoztályozása a komplementer gráf egy jó színezése. Azaz a klikkfedés probléma a komplementer gráfra vonatkozó színezési probléma, azaz  $\bar{\chi}(G) = \chi(\bar{G})$ .



# Klikkfedési probléma

## Probléma

Adott egy  $G$  egyszerű gráf. Fedjük le csúcshalmazát minél kevesebb klikkel.

Legyen  $\bar{\chi}(G)$  a legkisebb szám, amennyi klikkel ez megoldható.

- Egy klikkfedés csúcsoztályozása a komplementer gráf egy jó színezése. Azaz a klikkfedés probléma a komplementer gráfra vonatkozó színezési probléma, azaz  $\bar{\chi}(G) = \chi(\bar{G})$ .
- Speciálisan a klikkfedési probléma  $\mathcal{NP}$ -nehéz.

# Klikkfedési probléma

## Probléma

Adott egy  $G$  egyszerű gráf. Fedjük le csúcshalmazát minél kevesebb klikkel.

Legyen  $\bar{\chi}(G)$  a legkisebb szám, amennyi klikkel ez megoldható.

- Egy klikkfedés csúcsoztályozása a komplementer gráf egy jó színezése. Azaz a klikkfedés probléma a komplementer gráfra vonatkozó színezési probléma, azaz  $\bar{\chi}(G) = \chi(\bar{G})$ .
- Speciálisan a klikkfedési probléma  $\mathcal{NP}$ -nehéz.
- $G$  egyszerű gráfot ismét leírhatjuk egy mátrix-szal.

# Klikkfedési probléma

## Probléma

Adott egy  $G$  egyszerű gráf. Fedjük le csúcshalmazát minél kevesebb klikkel.

Legyen  $\bar{\chi}(G)$  a legkisebb szám, amennyi klikkel ez megoldható.

- Egy klikkfedés csúcsoztályozása a komplementer gráf egy jó színezése. Azaz a klikkfedési probléma a komplementer gráfra vonatkozó színezési probléma, azaz  $\bar{\chi}(G) = \chi(\bar{G})$ .
- Speciálisan a klikkfedési probléma  $\mathcal{NP}$ -nehéz.
- $G$  egyszerű gráfot ismét leírhatjuk egy mátrix-szal. Számunkra az  $A_{\bar{G}}$  mátrix lesz „kényelmes”.

# Klikkfedési probléma

## Probléma

Adott egy  $G$  egyszerű gráf. Fedjük le csúcshalmazát minél kevesebb klikkel.

Legyen  $\bar{\chi}(G)$  a legkisebb szám, amennyi klikkel ez megoldható.

- Egy klikkfedés csúcsoztályozása a komplementer gráf egy jó színezése. Azaz a klikkfedés probléma a komplementer gráfra vonatkozó színezési probléma, azaz  $\bar{\chi}(G) = \chi(\bar{G})$ .
- Speciálisan a klikkfedési probléma  $\mathcal{NP}$ -nehéz.
- $G$  egyszerű gráfot ismét leírhatjuk egy mátrix-szal. Számunkra az  $A_{\bar{G}}$  mátrix lesz „kényelmes”.
- Vegyünk  $G$  egy klikkfedését.  $\ell$  legyen a klikkek száma.

# Klikkfedési probléma

## Probléma

Adott egy  $G$  egyszerű gráf. Fedjük le csúcshalmazát minél kevesebb klikkel.

Legyen  $\bar{\chi}(G)$  a legkisebb szám, amennyi klikkel ez megoldható.

- Egy klikkfedés csúcsoosztályozása a komplementer gráf egy jó színezése. Azaz a klikkfedés probléma a komplementer gráfra vonatkozó színezési probléma, azaz  $\bar{\chi}(G) = \chi(\bar{G})$ .
- Speciálisan a klikkfedési probléma  $\mathcal{NP}$ -nehéz.
- $G$  egyszerű gráfot ismét leírhatjuk egy mátrix-szal. Számunkra az  $A_{\bar{G}}$  mátrix lesz „kényelmes”.
- Vegyünk  $G$  egy klikkfedését.  $\ell$  legyen a klikkek száma. Azaz  $V = K_1 \dot{\cup} K_2 \dot{\cup} \dots \dot{\cup} K_\ell$ , ahol a  $K_i$ -k diszjunkt klikkek.

# Vektorok, mátrixok

# Vektorok, mátrixok

A csúcok osztályozását tükröztethetjük a lineáris algebrai jelölésben.

# Vektorok, mátrixok

A csúcsok osztályozását tükröztethetjük a lineáris algebrai jelölésben.

- $\mathbb{R}^V$  lemeire úgy gondolunk, hogy koordinátái  $\ell$  blokkba vannak osztva:

$$\left( \overbrace{x_1, \dots}^{K_1} \mid \overbrace{\dots}^{K_2} \mid \dots \mid \overbrace{\dots, x_n}^{K_\ell} \right).$$



# Vektorok, mátrixok

A csúcsok osztályozását tükröztethetjük a lineáris algebrai jelölésben.

- $\mathbb{R}^V$  lemeire úgy gondolunk, hogy koordinátái  $\ell$  blokkba vannak osztva:

$$\left( \overbrace{x_1, \dots}^{K_1} \mid \overbrace{\dots}^{K_2} \mid \dots \mid \overbrace{\dots, x_n}^{K_\ell} \right).$$

- Hasonlóan egy  $V \times V$  típusú mátrix egy  $\ell \times \ell$  típusú blokkmátrixnak tekinthető:

$$M = \begin{array}{c} \left( \begin{array}{c|c|c|c} \overbrace{\quad}^{K_1} & \overbrace{\quad}^{K_2} & \dots & \overbrace{\quad}^{K_\ell} \\ \hline \overbrace{\quad}^{K_1} & & & \\ \hline \overbrace{\quad}^{K_2} & & & \\ \hline \vdots & & & \\ \hline \overbrace{\quad}^{K_\ell} & & & \end{array} \right) \end{array}.$$

# A szomszédsági blokk-mátrix

# A szomszédsági blokk-mátrix

Speciálisan nézzük  $A_{\overline{G}}$ -t:

$$A_{\overline{G}} = \begin{matrix} & \underbrace{\hspace{1cm}}_{K_1} & \underbrace{\hspace{1cm}}_{K_2} & \dots & \underbrace{\hspace{1cm}}_{K_\ell} \\ \left. \begin{matrix} K_1 \\ K_2 \\ \vdots \\ K_\ell \end{matrix} \right\} & \begin{pmatrix} \boxed{0} & & & \\ & \boxed{0} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \boxed{0} \end{pmatrix} & \end{matrix}$$

# A szomszédsági blokk-mátrix

Speciálisan nézzük  $A_{\overline{G}}$ -t:

$$A_{\overline{G}} = \begin{matrix} & \underbrace{\hspace{1.5cm}}_{K_1} & \underbrace{\hspace{1.5cm}}_{K_2} & \dots & \underbrace{\hspace{1.5cm}}_{K_\ell} \\ \left. \begin{matrix} K_1 \\ K_2 \\ \vdots \\ K_\ell \end{matrix} \right\} & \begin{pmatrix} \boxed{0} & & & \\ & \boxed{0} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \boxed{0} \end{pmatrix} & \end{matrix}$$

$A_{\overline{G}}$  sajátértékei legyenek  $\lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n = \lambda_{\max}$  ( $n = |V|$ ).

$v$  és  $\tilde{v}$

$v$  és  $\tilde{v}$ 

Legyen a  $\lambda_{\max}$ -hoz tartozó sajátvektor:  $v^T = (v_1 | v_2 | \dots | v_l)$ .

$v$  és  $\tilde{v}$ 

Legyen a  $\lambda_{\max}$ -hoz tartozó sajátvektor:  $v^T = (v_1 | v_2 | \dots | v_l)$ .

Legyen

$$\tilde{v}^T := (\|v_1\|, 0, \dots, 0 | \|v_2\|, 0, \dots, 0 | \dots | \|v_\ell\|, 0, 0, \dots, 0)$$

$v$  és  $\tilde{v}$ 

Legyen a  $\lambda_{\max}$ -hoz tartozó sajátvektor:  $v^T = (v_1 | v_2 | \dots | v_l)$ .

Legyen

$$\tilde{v}^T := (\|v_1\|, 0, \dots, 0 | \|v_2\|, 0, \dots, 0 | \dots | \|v_\ell\|, 0, 0, \dots, 0)$$

ahol  $\|w\| = \sqrt{\sum_{i=1}^d (w_i)^2}$ , a  $d$ -dimenziós  $w$  vektor  $L^2$  normája.



# $Q$ ortogonális mátrix

# $Q$ ortogonális mátrix

- Nyilván  $\|\tilde{v}\| = \|v\|$ , így alkalmas  $Q$  ortogonális mátrix  $\tilde{v}$ -t  $v$ -be viszi:  $Qv = \tilde{v}$ .

## $Q$ ortogonális mátrix

- Nyilván  $\|\tilde{v}\| = \|v\|$ , így alkalmas  $Q$  ortogonális mátrix  $\tilde{v}$ -t  $v$ -be viszi:  $Qv = \tilde{v}$ .
- $Q$  választható úgy, hogy az eddigi blokkosítással „kompatibilis” legyen: a  $\tilde{v}$  és  $v$  vektorok blokkokon belüli  $L^2$  normái is rendre azonosak.

## $Q$ ortogonális mátrix

- Nyilván  $\|\tilde{v}\| = \|v\|$ , így alkalmas  $Q$  ortogonális mátrix  $\tilde{v}$ -t  $v$ -be viszi:  $Qv = \tilde{v}$ .
- $Q$  választható úgy, hogy az eddigi blokkosítással „kompatibilis” legyen: a  $\tilde{v}$  és  $v$  vektorok blokkokon belüli  $L^2$  normái is rendre azonosak.
- Így alkalmas  $Q_i$  ortogonális mátrixokra  $Q_i\tilde{v}_i = v_i$ , ahol  $\tilde{v}_i = (\|v_i\|_2, 0, 0, \dots, 0)^T \in \mathbb{R}^{K_i}$ .

## Q ortogonális mátrix

- Nyilván  $\|\tilde{v}\| = \|v\|$ , így alkalmas  $Q$  ortogonális mátrix  $\tilde{v}$ -t  $v$ -be viszi:  $Qv = \tilde{v}$ .
- $Q$  választható úgy, hogy az eddigi blokkosítással „kompatibilis” legyen: a  $\tilde{v}$  és  $v$  vektorok blokkokon belüli  $L^2$  normái is rendre azonosak.
- Így alkalmas  $Q_i$  ortogonális mátrixokra  $Q_i \tilde{v}_i = v_i$ , ahol  $\tilde{v}_i = (\|v_i\|_2, 0, 0, \dots, 0)^T \in \mathbb{R}^{K_i}$ .
- Ekkor

$$Q = \begin{array}{l} \begin{array}{l} K_1 \{ \\ K_2 \{ \\ \vdots \\ K_\ell \{ \end{array} \end{array} \begin{array}{c} \overbrace{\hspace{1cm}}^{K_1} \quad \overbrace{\hspace{1cm}}^{K_2} \quad \dots \quad \overbrace{\hspace{1cm}}^{K_\ell} \\ \left( \begin{array}{c|c|c|c} Q_1 & \boxed{0} & \dots & \boxed{0} \\ \boxed{0} & Q_2 & \dots & \boxed{0} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \boxed{0} & \boxed{0} & \dots & Q_\ell \end{array} \right) \end{array} \end{array},$$

## Q ortogonális mátrix

- Nyilván  $\|\tilde{v}\| = \|v\|$ , így alkalmas  $Q$  ortogonális mátrix  $\tilde{v}$ -t  $v$ -be viszi:  $Qv = \tilde{v}$ .
- $Q$  választható úgy, hogy az eddigi blokkosítással „kompatibilis” legyen: a  $\tilde{v}$  és  $v$  vektorok blokkokon belüli  $L^2$  normái is rendre azonosak.
- Így alkalmas  $Q_i$  ortogonális mátrixokra  $Q_i \tilde{v}_i = v_i$ , ahol  $\tilde{v}_i = (\|v_i\|_2, 0, 0, \dots, 0)^T \in \mathbb{R}^{K_i}$ .
- Ekkor

$$Q = \begin{matrix} & \underbrace{\hspace{1.5cm}}_{K_1} & \underbrace{\hspace{1.5cm}}_{K_2} & \dots & \underbrace{\hspace{1.5cm}}_{K_\ell} \\ \begin{matrix} K_1 \{ \\ K_2 \{ \\ \vdots \\ K_\ell \{ \end{matrix} & \begin{pmatrix} Q_1 & \boxed{0} & \dots & \boxed{0} \\ \boxed{0} & Q_2 & \dots & \boxed{0} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \boxed{0} & \boxed{0} & \dots & Q_\ell \end{pmatrix} & \text{és} & Q\tilde{v} = v. \end{matrix}$$

# Észrevétel

## Észrevétel

Ha  $u$  az  $A_{\overline{G}}$   $\lambda$  sajátértékéhez tartozó sajátvektor, akkor  $Q^{-1}u = Q^T u$  a  $Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$ , mátrixnak egy sajátvektora, ami szintén a  $\lambda$  sajátértékhez tartozik.

# Észrevétel

## Észrevétel

Ha  $u$  az  $A_{\overline{G}}$   $\lambda$  sajátértékéhez tartozó sajátvektor, akkor  $Q^{-1}u = Q^T u$  a  $Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$ , mátrixnak egy sajátvektora, ami szintén a  $\lambda$  sajátértékhez tartozik.

Valóban,

$$(Q^{-1}A_{\overline{G}}Q)(Q^{-1}u) = Q^{-1}A_{\overline{G}}(QQ^{-1}u) = Q^{-1}A_{\overline{G}}u = Q^{-1}\lambda u = \lambda Q^{-1}u.$$



$$Q^{-1}A_G Q$$

$$Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$$

Speciálisan  $A_{\overline{G}}$  és  $Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$  sajátértékei megegyeznek.

$$Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$$

Speciálisan  $A_{\overline{G}}$  és  $Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$  sajátértékei megegyeznek.

Megjegyezzük, hogy  $Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$ -ben is fel lehet ismerni a blokkstruktúrát és a főátlón lévő blokkok 0-mátrixok:

$$Q^{-1}A_{\overline{G}}Q = \begin{array}{c} \left( \begin{array}{c|c|c|c} \overbrace{\hspace{1cm}}^{K_1} & \overbrace{\hspace{1cm}}^{K_2} & \dots & \overbrace{\hspace{1cm}}^{K_\ell} \\ \hline \underbrace{\hspace{1cm}}_{K_1} & & & \\ \hline \underbrace{\hspace{1cm}}_{K_2} & \boxed{0} & & \\ \hline \vdots & & \ddots & \\ \hline \underbrace{\hspace{1cm}}_{K_\ell} & & & \boxed{0} \end{array} \right) \end{array}$$

$$R = A_G|_{F \times F}$$

$$R = A_G|_{F \times F}$$

- Azaz  $\lambda_{\max}$  a  $Q^{-1}A_{\bar{G}}Q$  mátrix sajátértéke, továbbá  $Q^{-1}v = \tilde{v}$  a  $\lambda_{\max}$ -hoz tartozó sajátvektor.

$$R = A_G|_{F \times F}$$

- Azaz  $\lambda_{\max}$  a  $Q^{-1}A_{\bar{G}}Q$  mátrix sajátértéke, továbbá  $Q^{-1}v = \tilde{v}$  a  $\lambda_{\max}$ -hoz tartozó sajátvektor.
- Ez a sajátvektor legfeljebb  $\ell$  darab nem-nulla koordinátát tartalmaz (minden blokk első eleme lehet nem-nulla).

$$R = A_G|_{F \times F}$$

- Azaz  $\lambda_{\max}$  a  $Q^{-1}A_{\bar{G}}Q$  mátrix sajátértéke, továbbá  $Q^{-1}v = \tilde{v}$  a  $\lambda_{\max}$ -hoz tartozó sajátvektor.
- Ez a sajátvektor legfeljebb  $\ell$  darab nem-nulla koordinátát tartalmaz (minden blokk első eleme lehet nem-nulla).
- Legyen  $F$  azon csúcsok halmaza, amelyek a  $K_i$  blokkok első eleméhez tartoznak. Azaz minden színosztályból (komplementer gráfban gondolkozva) kivettünk egy-egy csúcsot.

$$R = A_G|_{F \times F}$$

- Azaz  $\lambda_{\max}$  a  $Q^{-1}A_{\bar{G}}Q$  mátrix sajátértéke, továbbá  $Q^{-1}v = \tilde{v}$  a  $\lambda_{\max}$ -hoz tartozó sajátvektor.
- Ez a sajátvektor legfeljebb  $\ell$  darab nem-nulla koordinátát tartalmaz (minden blokk első eleme lehet nem-nulla).
- Legyen  $F$  azon csúcsok halmaza, amelyek a  $K_i$  blokkok első eleméhez tartoznak. Azaz minden színosztályból (komplementer gráfban gondolkozva) kivettünk egy-egy csúcsot.
- Az így kapott  $F$  halmaz felfogható mint csúcshalmaz, de mint sor- vagy oszlophalmaz is.



$$R = A_G|_{F \times F}$$

- Azaz  $\lambda_{\max}$  a  $Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$  mátrix sajátértéke, továbbá  $Q^{-1}v = \tilde{v}$  a  $\lambda_{\max}$ -hoz tartozó sajátvektor.
- Ez a sajátvektor legfeljebb  $\ell$  darab nem-nulla koordinátát tartalmaz (minden blokk első eleme lehet nem-nulla).
- Legyen  $F$  azon csúcsok halmaza, amelyek a  $K_i$  blokkok első eleméhez tartoznak. Azaz minden színosztályból (komplementer gráfban gondolkozva) kivettünk egy-egy csúcst.
- Az így kapott  $F$  halmaz felfogható mint csúcshalmaz, de mint sor- vagy oszlophalmaz is.
- $A_{\overline{G}}$ -ből képezünk egy  $R$  részmátrixot az  $F$ -en kívüli sorok és oszlopok elhagyásával. (Ezt az operációt szimmetrikus részmátrix képzésnek nevezzük.)

# Lineáris algebrai kitérő

## Cauchy-tétel

$M_{s \times s}$  szimmetrikus mátrix, képezzük egy szimmetrikus részmátrixát:  $R_{t \times t}$ . Legyenek  $M_{s \times s}$  sajátértékei:  $\lambda_1 \leq \dots \leq \lambda_s$ ,  $R_{t \times t}$  sajátértékei:  $\mu_1 \leq \dots \leq \mu_t$ .

# Lineáris algebrai kitérő

## Cauchy-tétel

$M_{s \times s}$  szimmetrikus mátrix, képezzük egy szimmetrikus részmátrixát:  $R_{t \times t}$ . Legyenek  $M_{s \times s}$  sajátértékei:  $\lambda_1 \leq \dots \leq \lambda_s$ ,  $R_{t \times t}$  sajátértékei:  $\mu_1 \leq \dots \leq \mu_t$ . Ekkor

- (i)  $\lambda_1 \leq \mu_1, \lambda_2 \leq \mu_2, \dots, \lambda_t \leq \mu_t$ ,
- (ii)  $\mu_t \leq \lambda_s, \mu_{t-1} \leq \lambda_{s-1}, \dots, \mu_1 \leq \lambda_{s-t+1}$ .

# Lineáris algebrai kitérő

## Cauchy-tétel

$M_{s \times s}$  szimmetrikus mátrix, képezzük egy szimmetrikus részmátrixát:  $R_{t \times t}$ . Legyenek  $M_{s \times s}$  sajátértékei:  $\lambda_1 \leq \dots \leq \lambda_s$ ,  $R_{t \times t}$  sajátértékei:  $\mu_1 \leq \dots \leq \mu_t$ . Ekkor

- (i)  $\lambda_1 \leq \mu_1, \lambda_2 \leq \mu_2, \dots, \lambda_t \leq \mu_t$ ,
- (ii)  $\mu_t \leq \lambda_s, \mu_{t-1} \leq \lambda_{s-1}, \dots, \mu_1 \leq \lambda_{s-t+1}$ .

A tételt nem bizonyítjuk, lineáris algebra anyag része lehetett.

# Hol is tartunk?

# Hol is tartunk?

- $Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$ -ból szimmetrikus részmátrix képzéssel kaptunk egy  $F \times F$  típusú  $l \times l$  méretű  $R$  mátrixot.

# Hol is tartunk?

- $Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$ -ból szimmetrikus részmátrix képzéssel kaptunk egy  $F \times F$  típusú  $l \times l$  méretű  $R$  mátrixot.
- Könnyű látni, hogy  $\tilde{v}|_F \in \mathbb{R}^F$  vektor ( $\tilde{v}$  blokkjainak első elemei által alkotott vektor) sajátvektora  $R$ -nek.

# Hol is tartunk?

- $Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$ -ból szimmetrikus részmátrix képzéssel kaptunk egy  $F \times F$  típusú  $l \times l$  méretű  $R$  mátrixot.
- Könnyű látni, hogy  $\tilde{v}|_F \in \mathbb{R}^F$  vektor ( $\tilde{v}$  blokkjainak első elemei által alkotott vektor) sajátvektora  $R$ -nek.
- Továbbá a megfelelő sajátérték  $\lambda_{\max}$ . Specializáljuk Cauchy tételét esetünkre.



# Hol is tartunk?

- $Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$ -ból szimmetrikus részmátrix képzéssel kaptunk egy  $F \times F$  típusú  $\ell \times \ell$  méretű  $R$  mátrixot.
- Könnyű látni, hogy  $\tilde{v}|_F \in \mathbb{R}^F$  vektor ( $\tilde{v}$  blokkjainak első elemei által alkotott vektor) sajátvektora  $R$ -nek.
- Továbbá a megfelelő sajátérték  $\lambda_{\max}$ . Specializáljuk Cauchy tételét esetünkre.
- $Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$  (egyben  $A_{\overline{G}}$ ) sajátértékei:  
 $\lambda_{\min} = \lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n = \lambda_{\max}$ .

# Hol is tartunk?

- $Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$ -ból szimmetrikus részmátrix képzéssel kaptunk egy  $F \times F$  típusú  $\ell \times \ell$  méretű  $R$  mátrixot.
- Könnyű látni, hogy  $\tilde{v}|_F \in \mathbb{R}^F$  vektor ( $\tilde{v}$  blokkjainak első elemei által alkotott vektor) sajátvektora  $R$ -nek.
- Továbbá a megfelelő sajátérték  $\lambda_{\max}$ . Specializáljuk Cauchy tételét esetünkre.
- $Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$  (egyben  $A_{\overline{G}}$ ) sajátértékei:  
 $\lambda_{\min} = \lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n = \lambda_{\max}$ .
- Mit mond Cauchy-tétel az  $R$  sajátértékeiről ( $\mu_1 \leq \mu_2 \leq \dots \leq \mu_\ell$ )?  $\lambda_{\min}$  és  $\lambda_{\max}$  közé esnek.

# Hol is tartunk?

- $Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$ -ból szimmetrikus részmátrix képzéssel kaptunk egy  $F \times F$  típusú  $\ell \times \ell$  méretű  $R$  mátrixot.
- Könnyű látni, hogy  $\tilde{v}|_F \in \mathbb{R}^F$  vektor ( $\tilde{v}$  blokkjainak első elemei által alkotott vektor) sajátvektora  $R$ -nek.
- Továbbá a megfelelő sajátérték  $\lambda_{\max}$ . Specializáljuk Cauchy tételét esetünkre.
- $Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$  (egyben  $A_{\overline{G}}$ ) sajátértékei:  
 $\lambda_{\min} = \lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n = \lambda_{\max}$ .
- Mit mond Cauchy-tétel az  $R$  sajátértékeiről ( $\mu_1 \leq \mu_2 \leq \dots \leq \mu_\ell$ )?  $\lambda_{\min}$  és  $\lambda_{\max}$  közé esnek.
- A fentiek alapján a legnagyobb sajátérték  $\lambda_{\max}$ .

# Hol is tartunk?

- $Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$ -ból szimmetrikus részmátrix képzéssel kaptunk egy  $F \times F$  típusú  $\ell \times \ell$  méretű  $R$  mátrixot.
- Könnyű látni, hogy  $\tilde{v}|_F \in \mathbb{R}^F$  vektor ( $\tilde{v}$  blokkjainak első elemei által alkotott vektor) sajátvektora  $R$ -nek.
- Továbbá a megfelelő sajátérték  $\lambda_{\max}$ . Specializáljuk Cauchy tételét esetünkre.
- $Q^{-1}A_{\overline{G}}Q$  (egyben  $A_{\overline{G}}$ ) sajátértékei:  
 $\lambda_{\min} = \lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n = \lambda_{\max}$ .
- Mit mond Cauchy-tétel az  $R$  sajátértékeiről ( $\mu_1 \leq \mu_2 \leq \dots \leq \mu_\ell$ )?  $\lambda_{\min}$  és  $\lambda_{\max}$  közé esnek.
- A fentiek alapján a legnagyobb sajátérték  $\lambda_{\max}$ .
- A sajátértékek összege mátrixunk nyoma, ami esetünkben 0.

# Hol is tartunk? összefoglalva

# Hol is tartunk? összefoglalva

- Ha az ismert  $\lambda_{\max}$  sajátérték melletti  $\ell - 1$  darab többit  $\lambda_{\min}$ -nel becsüljük, akkor a következőt kapjuk:

$$0 = \text{trace } R = \sum_{i=1}^{\ell} \mu_i \geq (\ell - 1)\lambda_{\min} + \lambda_{\max}.$$

# Hol is tartunk? összefoglalva

- Ha az ismert  $\lambda_{\max}$  sajátérték melletti  $\ell - 1$  darab többit  $\lambda_{\min}$ -nel becsüljük, akkor a következőt kapjuk:

$$0 = \text{trace } R = \sum_{i=1}^{\ell} \mu_i \geq (\ell - 1)\lambda_{\min} + \lambda_{\max}.$$

- Rendezve

$$-(\ell - 1)\lambda_{\min} \geq \lambda_{\max},$$

# Hol is tartunk? összefoglalva

- Ha az ismert  $\lambda_{\max}$  sajátérték melletti  $\ell - 1$  darab többit  $\lambda_{\min}$ -nel becsüljük, akkor a következőt kapjuk:

$$0 = \text{trace } R = \sum_{i=1}^{\ell} \mu_i \geq (\ell - 1)\lambda_{\min} + \lambda_{\max}.$$

- Rendezve

$$-(\ell - 1)\lambda_{\min} \geq \lambda_{\max},$$

Ha  $A_{\overline{G}}$  nem minden sajátértéke 0, akkor  $\lambda_{\min} \not\leq 0 \not\leq \lambda_{\max}$  (tudjuk, hogy összegük 0). Ez az eset akkor történik, ha  $\overline{G}$  nem üresgráf, vagyis  $G$  nem teljes.



# Hol is tartunk? összefoglalva

- Ha az ismert  $\lambda_{\max}$  sajátérték melletti  $\ell - 1$  darab többit  $\lambda_{\min}$ -nel becsüljük, akkor a következőt kapjuk:

$$0 = \text{trace } R = \sum_{i=1}^{\ell} \mu_i \geq (\ell - 1)\lambda_{\min} + \lambda_{\max}.$$

- Rendezve

$$-(\ell - 1)\lambda_{\min} \geq \lambda_{\max},$$

Ha  $A_{\overline{G}}$  nem minden sajátértéke 0, akkor  $\lambda_{\min} \not\leq 0 \not\leq \lambda_{\max}$  (tudjuk, hogy összegük 0). Ez az eset akkor történik, ha  $\overline{G}$  nem üresgráf, vagyis  $G$  nem teljes.

- Ekkor  $-\lambda_{\min}$ -nel oszthatunk:

$$\ell - 1 \geq \frac{\lambda_{\max}}{-\lambda_{\min}}.$$

# Hol is tartunk? összefoglalva

- Ha az ismert  $\lambda_{\max}$  sajátérték melletti  $\ell - 1$  darab többit  $\lambda_{\min}$ -nel becsüljük, akkor a következőt kapjuk:

$$0 = \text{trace } R = \sum_{i=1}^{\ell} \mu_i \geq (\ell - 1)\lambda_{\min} + \lambda_{\max}.$$

- Rendezve

$$-(\ell - 1)\lambda_{\min} \geq \lambda_{\max},$$

Ha  $A_{\overline{G}}$  nem minden sajátértéke 0, akkor  $\lambda_{\min} \not\leq 0 \not\leq \lambda_{\max}$  (tudjuk, hogy összegük 0). Ez az eset akkor történik, ha  $\overline{G}$  nem üresgráf, vagyis  $G$  nem teljes.

- Ekkor  $-\lambda_{\min}$ -nel oszthatunk:

$$\ell - 1 \geq \frac{\lambda_{\max}}{-\lambda_{\min}}.$$

- Azaz

$$\ell \geq 1 + \frac{\lambda_{\max}}{-\lambda_{\min}}.$$

# Hoffman-tétel, komplementáris forma

# Hoffman-tétel, komplementáris forma

## Hoffman-tétel, komplementáris forma

Legyen  $G$  egy nem teljesgráf.

# Hoffman-tétel, komplementáris forma

## Hoffman-tétel, komplementáris forma

Legyen  $G$  egy nem teljesgráf.

$A_{\bar{G}}$  a komplementer gráf szomszédsági mátrixa, azaz főtlóján 0-k állnak, azon kívül az 1-esek éppen  $G$  nem szomszédságát/a 0-k a  $G$ -beli összekötöttséget kódolják).

# Hoffman-tétel, komplementáris forma

## Hoffman-tétel, komplementáris forma

Legyen  $G$  egy nem teljesgráf.

$A_{\bar{G}}$  a komplementer gráf szomszédsági mátrixa, azaz főtlóján 0-k állnak, azon kívül az 1-esek éppen  $G$  nem szomszédságát/a 0-k a  $G$ -beli összekötöttséget kódolják).

Legyen  $\psi$  egy klikkfedés,  $\ell(\psi)$  a klikkek száma.

# Hoffman-tétel, komplementáris forma

## Hoffman-tétel, komplementáris forma

Legyen  $G$  egy nem teljesgráf.

$A_{\bar{G}}$  a komplementer gráf szomszédsági mátrixa, azaz főtlóján 0-k állnak, azon kívül az 1-esek éppen  $G$  nem szomszédságát/a 0-k a  $G$ -beli összekötöttséget kódolják).

Legyen  $\psi$  egy klikkfedés,  $\ell(\psi)$  a klikkek száma.

Ekkor

$$\ell(\psi) \geq 1 + \frac{\lambda_{\max}(A_{\bar{G}})}{-\lambda_{\min}(A_{\bar{G}})}.$$

# Hoffman-tétel



# Hoffman-tétel

Ha a tételt  $G$  komplementerére alkalmazzuk, akkor a kromatikus számra kapunk egy becslést.

# Hoffman-tétel

Ha a tételt  $G$  komplementerére alkalmazzuk, akkor a kromatikus számra kapunk egy becslést.

## Hoffman-tétel, eredeti/színezési forma

Legyen  $G$  egy egyszerű gráf, amely nem az üresgráf. Legyen  $A_G$  a gráf szomszédsági mátrixa.

$$\chi(G) \geq 1 + \frac{\lambda_{\max}(A_G)}{-\lambda_{\min}(A_G)}.$$

# A gondolat „kifacsarása”

# A gondolat „kifacsarása”

A bizonyítás csak azon múlt, hogy  $A_{\overline{G}}$  mátrixunk főátlóján 0-k szerepelnek és az összekötöttséget 0-k kódolják.

# A gondolat „kifacsarása”

A bizonyítás csak azon múlt, hogy  $A_{\overline{G}}$  mátrixunk főátlóján 0-k szerepelnek és az összekötöttséget 0-k kódolják.

## Definíció

Legyen  $\tilde{T}_G$  egy  $V \times V$  szimmetrikus mátrix azon tulajdonsága, hogy főátlóján 0-k szerepelnek és a  $G$ -beli összekötöttséget 0-k kódolják.

# A gondolat „kifacsarása”

A bizonyítás csak azon múlt, hogy  $A_{\overline{G}}$  mátrixunk főátlóján 0-k szerepelnek és az összekötöttséget 0-k kódolják.

## Definíció

Legyen  $\tilde{T}_G$  egy  $V \times V$  szimmetrikus mátrix azon tulajdonsága, hogy főátlóján 0-k szerepelnek és a  $G$ -beli összekötöttséget 0-k kódolják.

- A fenti bizonyítás megismételhető úgy, hogy  $A_{\overline{G}}$  helyett egy  $\tilde{T}_G$  tulajdonságú mátrixot használunk.

# A gondolat „kifacsarása”

A bizonyítás csak azon múlt, hogy  $A_{\overline{G}}$  mátrixunk főátlóján 0-k szerepelnek és az összekötöttséget 0-k kódolják.

## Definíció

Legyen  $\tilde{T}_G$  egy  $V \times V$  szimmetrikus mátrix azon tulajdonsága, hogy főátlóján 0-k szerepelnek és a  $G$ -beli összekötöttséget 0-k kódolják.

- A fenti bizonyítás megismételhető úgy, hogy  $A_{\overline{G}}$  helyett egy  $\tilde{T}_G$  tulajdonságú mátrixot használunk.
- Ez lehetőséget ad a Hoffman-beclés javítására, sőt a javítások optimalizálására.

# Hoffman-tétel, erős forma

## Hoffman-tétel, komplementáris erős forma

Legyen  $G$  egy egyszerű gráf, amely nem teljesgráf.



# Hoffman-tétel, erős forma

## Hoffman-tétel, komplementáris erős forma

Legyen  $G$  egy egyszerű gráf, amely nem teljesgráf.

Legyen  $M$  egy  $V \times V$  típusú  $\tilde{T}_G$  tulajdonságú szimmetrikus mátrix.

# Hoffman-tétel, erős forma

## Hoffman-tétel, komplementáris erős forma

Legyen  $G$  egy egyszerű gráf, amely nem teljesgráf.

Legyen  $M$  egy  $V \times V$  típusú  $\tilde{T}_G$  tulajdonságú szimmetrikus mátrix.

Legyen  $f$  egy klikk-fedés,  $\ell(f)$  a klikk-fedés klikkjeinek száma.

# Hoffman-tétel, erős forma

## Hoffman-tétel, komplementáris erős forma

Legyen  $G$  egy egyszerű gráf, amely nem teljesgráf.

Legyen  $M$  egy  $V \times V$  típusú  $\tilde{T}_G$  tulajdonságú szimmetrikus mátrix.

Legyen  $f$  egy klikk-fedés,  $\ell(f)$  a klikk-fedés klikkjeinek száma.

Ekkor

$$\ell(f) \geq 1 + \frac{\lambda_{\max}(M)}{-\lambda_{\min}(M)}.$$

# Hoffman-tétel, erős forma

## Hoffman-tétel, komplementáris erős forma

Legyen  $G$  egy egyszerű gráf, amely nem teljesgráf.

Legyen  $M$  egy  $V \times V$  típusú  $\tilde{T}_G$  tulajdonságú szimmetrikus mátrix.

Legyen  $f$  egy klikk-fedés,  $\ell(f)$  a klikk-fedés klikkjeinek száma.

Ekkor

$$\ell(f) \geq 1 + \frac{\lambda_{\max}(M)}{-\lambda_{\min}(M)}.$$

Azaz

$$\min\{\ell(f) : f \text{ egy klikk-fedés}\} \geq \max\left\{1 + \frac{\lambda_{\max}(M)}{-\lambda_{\min}(M)} : M \tilde{T}_G \text{ tulajdonságú}\right\}.$$

# Hoffman-tétel, erős forma

## Hoffman-tétel, komplementáris erős forma

Legyen  $G$  egy egyszerű gráf, amely nem teljesgráf.

Legyen  $M$  egy  $V \times V$  típusú  $\tilde{T}_G$  tulajdonságú szimmetrikus mátrix.

Legyen  $f$  egy klikk-fedés,  $\ell(f)$  a klikk-fedés klikkjeinek száma.

Ekkor

$$\ell(f) \geq 1 + \frac{\lambda_{\max}(M)}{-\lambda_{\min}(M)}.$$

Azaz

$$\min\{\ell(f) : f \text{ egy klikk-fedés}\} \geq \max\left\{1 + \frac{\lambda_{\max}(M)}{-\lambda_{\min}(M)} : M \tilde{T}_G \text{ tulajdonságú}\right\}.$$

A végső egyenlőtlenség bal oldalának értéke  $\bar{\chi}(G)$ .

# Szünet



# A jobb oldal

# A jobb oldal

Legyen (L) a jobb oldali optimalizálási feladat

Maximalizáljuk	$1 + \frac{\lambda_{\max}(M)}{-\lambda_{\min}(M)}t$
Feltéve, hogy	$M_{uu} = 0$ minden $u \in V$ esetén
	$\langle M, S_e \rangle = 0$ minden $e \in E$ esetén
	$M \in S^n$ .



# A jobb oldal

Legyen (L) a jobb oldali optimalizálási feladat

Maximalizáljuk	$1 + \frac{\lambda_{\max}(M)}{-\lambda_{\min}(M)}t$
Feltéve, hogy	$M_{uu} = 0$ minden $u \in V$ esetén
	$\langle M, S_e \rangle = 0$ minden $e \in E$ esetén
	$M \in S^n$ .

Ez a feladat átfogalmazható SDP formába.

# A jobb oldal

Legyen (L) a jobb oldali optimalizálási feladat

Maximalizáljuk	$1 + \frac{\lambda_{\max}(M)}{-\lambda_{\min}(M)}t$
Feltéve, hogy	$M_{uu} = 0$ minden $u \in V$ esetén $\langle M, S_e \rangle = 0$ minden $e \in E$ esetén $M \in S^n$ .

Ez a feladat átfogalmazható SDP formába.

A számunkra „kedves” SDP formához vezető út hosszú lesz.

# Közbülső feladat

# Közbülső feladat

Legyen (K) egy közbülső feladat:

Maximalizáljuk	$\lambda_{\max}(N)$ -t
Feltéve, hogy	$N_{uu} = 1$ minden $u \in V$ esetén
	$N_{uv} = 0$ minden $uv \in E$ esetén
	$N \succeq 0$ .

# Közbülső feladat

Legyen (K) egy közbülső feladat:

Maximalizáljuk	$\lambda_{\max}(N)$ -t
Feltéve, hogy	$N_{uu} = 1$ minden $u \in V$ esetén
	$N_{uv} = 0$ minden $uv \in E$ esetén
	$N \succeq 0$ .

## Tétel

A Hoffman-tétel kifacsarását leíró (L) és a közbülső (K) optimalizálási feladat ekvivalens.

# Közbülső feladat

Legyen (K) egy közbülső feladat:

Maximalizáljuk	$\lambda_{\max}(N)$ -t
Feltéve, hogy	$N_{uu} = 1$ minden $u \in V$ esetén
	$N_{uv} = 0$ minden $uv \in E$ esetén
	$N \succeq 0$ .

## Tétel

A Hoffman-tétel kifacsarását leíró (L) és a közbülső (K) optimalizálási feladat ekvivalens.

Az állítás az, hogy a két feladat optimális értéke megegyezik. Ezt a köztük fennálló mindkét irányú egyenlőtlenség igazolásával mutatjuk meg.

# (L) megoldásából (K) megoldása nem romló célfüggvénnyel

Maximalizáljuk

$$1 + \frac{\lambda_{\max}(M)}{-\lambda_{\min}(M)} \cdot t$$

Feltéve, hogy

$$M_{uu} = 0 \text{ minden } u \in V \text{ esetén}$$

$$\langle M, S_e \rangle = 0 \text{ minden } e \in E \text{ esetén}$$

$$M \in \mathcal{S}^n.$$

## (L) megoldásából (K) megoldása nem romló célfüggvényrel

Maximalizáljuk

$$1 + \frac{\lambda_{\max}(M)}{-\lambda_{\min}(M)} \cdot t$$

Feltéve, hogy

$$M_{uu} = 0 \text{ minden } u \in V \text{ esetén}$$

$$\langle M, S_e \rangle = 0 \text{ minden } e \in E \text{ esetén}$$

$$M \in \mathcal{S}^n.$$

egy  $M$  lehetséges megoldásából képezzük az  $N = I + \frac{1}{-\lambda_{\min}(M)} M$  mátrixot.



## (L) megoldásából (K) megoldása nem romló célfüggvényrel

Maximalizáljuk

$$1 + \frac{\lambda_{\max}(M)}{-\lambda_{\min}(M)} \cdot t$$

Feltéve, hogy

$$M_{uu} = 0 \text{ minden } u \in V \text{ esetén}$$

$$\langle M, S_e \rangle = 0 \text{ minden } e \in E \text{ esetén}$$

$$M \in \mathcal{S}^n.$$

egy  $M$  lehetséges megoldásából képezzük az  $N = I + \frac{1}{-\lambda_{\min}(M)} M$  mátrixot.

Könnyen látható, hogy a megkonstruált  $N$  lehetséges megoldása a közbülső problémának.

## (L) megoldásából (K) megoldása nem romló célfüggvényel

Maximalizáljuk

$$1 + \frac{\lambda_{\max}(M)}{-\lambda_{\min}(M)}t$$

Feltéve, hogy

$$M_{uu} = 0 \text{ minden } u \in V \text{ esetén}$$

$$\langle M, S_e \rangle = 0 \text{ minden } e \in E \text{ esetén}$$

$$M \in \mathcal{S}^n.$$

egy  $M$  lehetséges megoldásából képezzük az  $N = I + \frac{1}{-\lambda_{\min}(M)}M$  mátrixot.

Könnyen látható, hogy a megkonstruált  $N$  lehetséges megoldása a közbülső problémának.

$\frac{1}{-\lambda_{\min}(M)}M$  legkisebb sajátértéke  $-1$  lesz.

## (L) megoldásából (K) megoldása nem romló célfüggvényel

Maximalizáljuk

$$1 + \frac{\lambda_{\max}(M)}{-\lambda_{\min}(M)}t$$

Feltéve, hogy

$$M_{uu} = 0 \text{ minden } u \in V \text{ esetén}$$

$$\langle M, S_e \rangle = 0 \text{ minden } e \in E \text{ esetén}$$

$$M \in \mathcal{S}^n.$$

egy  $M$  lehetséges megoldásából képezzük az  $N = I + \frac{1}{-\lambda_{\min}(M)}M$  mátrixot.

Könnyen látható, hogy a megkonstruált  $N$  lehetséges megoldása a közbülső problémának.

$\frac{1}{-\lambda_{\min}(M)}M$  legkisebb sajátértéke  $-1$  lesz. Így az egységmátrixot hozzáadva mindegyik sajátérték nemnegatívvá válik.

## (L) megoldásából (K) megoldása nem romló célfüggvényrel

Maximalizáljuk	$1 + \frac{\lambda_{\max}(M)}{-\lambda_{\min}(M)}t$
Feltéve, hogy	$M_{uu} = 0$ minden $u \in V$ esetén
	$\langle M, S_e \rangle = 0$ minden $e \in E$ esetén
	$M \in \mathcal{S}^n$ .

egy  $M$  lehetséges megoldásából képezzük az  $N = I + \frac{1}{-\lambda_{\min}(M)}M$  mátrixot.

Könnyen látható, hogy a megkonstruált  $N$  lehetséges megoldása a közbülső problémának.

$\frac{1}{-\lambda_{\min}(M)}M$  legkisebb sajátértéke  $-1$  lesz. Így az egységmátrixot hozzáadva mindegyik sajátérték nemnegatívvá válik.

Továbbá célfüggvényértéke ugyanaz, mint  $M$ -n definiált célfüggvény az eredeti problémában.

# (K) optimális megoldásából (L) megoldása nem romló célfüggvénnel

# (K) optimális megoldásából (L) megoldása nem romló célfüggvénnel

Maximalizáljuk

$$\lambda_{\max}(N)\text{-t}$$

Feltéve, hogy

$$N_{uu} = 1 \text{ minden } u \in V \text{ esetén}$$

$$N_{uv} = 0 \text{ minden } uv \in E \text{ esetén}$$

$$N \succeq 0.$$

# (K) optimális megoldásából (L) megoldása nem romló célfüggvénnyel

Maximalizáljuk	$\lambda_{\max}(N)$ -t
Feltéve, hogy	$N_{uu} = 1$ minden $u \in V$ esetén
	$N_{uv} = 0$ minden $uv \in E$ esetén
	$N \succeq 0$ .

Ez a gondolatmenet megfordítható. Vegyük a közbülső probléma egy  $N$  optimális megoldását

# (K) optimális megoldásából (L) megoldása nem romló célfüggvénnyel

Maximalizáljuk	$\lambda_{\max}(N)$ -t
Feltéve, hogy	$N_{uu} = 1$ minden $u \in V$ esetén
	$N_{uv} = 0$ minden $uv \in E$ esetén
	$N \succeq 0$ .

Ez a gondolatmenet megfordítható. Vegyük a közbülső probléma egy  $N$  optimális megoldását

Ekkor ennek legkisebb sajátértéke pontosan 0:



# (K) optimális megoldásából (L) megoldása nem romló célfüggvénnyel

Maximalizáljuk	$\lambda_{\max}(N)$ -t
Feltéve, hogy	$N_{uu} = 1$ minden $u \in V$ esetén
	$N_{uv} = 0$ minden $uv \in E$ esetén
	$N \succeq 0$ .

Ez a gondolatmenet megfordítható. Vegyük a közbülső probléma egy  $N$  optimális megoldását

Ekkor ennek legkisebb sajátértéke pontosan 0:  $\mu$  pozitív minimális sajátérték esetén  $\mu I$ -t kivonva és  $\frac{1}{1-\mu}$ -vel szorozva egy jobb lehetséges megoldást kapnánk.

# (K) optimális megoldásából (L) megoldása nem romló célfüggvénnyel

Maximalizáljuk	$\lambda_{\max}(N)$ -t
Feltéve, hogy	$N_{uu} = 1$ minden $u \in V$ esetén
	$N_{uv} = 0$ minden $uv \in E$ esetén
	$N \succeq 0$ .

Ez a gondolatmenet megfordítható. Vegyük a közbülső probléma egy  $N$  optimális megoldását

Ekkor ennek legkisebb sajátértéke pontosan 0:  $\mu$  pozitív minimális sajátérték esetén  $\mu I$ -t kivonva és  $\frac{1}{1-\mu}$ -vel szorozva egy jobb lehetséges megoldást kapnánk.

Így a  $M = N - I$  mátrixot véve a Hoffman-tételt kifacsaró optimalizálási feladat egy lehetséges megoldásához jutunk, amelyen annak célfüggvénye ugyanaz mint  $N$ -en a közbülső problémáé.

# A végső forma, $(\tilde{L})$

# A végső forma, $(\tilde{L})$

Ezek után belátjuk, hogy a közbülső probléma átfogalmazható az alábbi SDP alakba  $(\tilde{L})$ :

Maximalizáljuk	$\langle J, \Lambda \rangle - t$
Feltéve, hogy	$\langle S_e, \Lambda \rangle = 0$
	$\langle I, \Lambda \rangle = 1$
	$\Lambda \succeq 0.$

# A végső forma, $(\tilde{L})$

Ezek után belátjuk, hogy a közbülső probléma átfogalmazható az alábbi SDP alakba  $(\tilde{L})$ :

Maximalizáljuk	$\langle J, \Lambda \rangle - t$
Feltéve, hogy	$\langle S_e, \Lambda \rangle = 0$
	$\langle I, \Lambda \rangle = 1$
	$\Lambda \succeq 0.$

## Tétel

A közbülső (K) és az  $(\tilde{L})$  SDP feladat ekvivalens (optimális értékük megegyezik).

# A végső forma, ( $\tilde{L}$ )

Ezek után belátjuk, hogy a közbülső probléma átfogalmazható az alábbi SDP alakba ( $\tilde{L}$ ):

Maximalizáljuk	$\langle J, \Lambda \rangle$ -t
Feltéve, hogy	$\langle S_e, \Lambda \rangle = 0$
	$\langle I, \Lambda \rangle = 1$
	$\Lambda \succeq 0.$

## Tétel

A közbülső (K) és az ( $\tilde{L}$ ) SDP feladat ekvivalens (optimális értékük megegyezik).

## Következmény

Az ( $\tilde{L}$ ) SDP feladat optimális értéke a kicsavart Hoffman-tétel becslése a klikkfedési problémára.

# $(K)$ megoldásából $(\tilde{L})$ megoldása nem romló célfüggvénnyel

# (K) megoldásából $(\tilde{L})$ megoldása nem romló célfüggvénnyel

Maximalizáljuk

$$\lambda_{\max}(N)\text{-t}$$

Feltéve, hogy

$$N_{uu} = 1 \text{ minden } u \in V \text{ esetén}$$

$$N_{uv} = 0 \text{ minden } uv \in E \text{ esetén}$$

$$N \succeq 0.$$



# (K) megoldásából $(\tilde{L})$ megoldása nem romló célfüggvénnyel

Maximalizáljuk	$\lambda_{\max}(N)$ -t
Feltéve, hogy	$N_{uu} = 1$ minden $u \in V$ esetén
	$N_{uv} = 0$ minden $uv \in E$ esetén
	$N \succeq 0$ .

- Legyen  $N$  a közbülső probléma egy tetszőleges lehetséges megoldása.

# (K) megoldásából $(\tilde{L})$ megoldása nem romló célfüggvénnyel

Maximalizáljuk	$\lambda_{\max}(N)$ -t
Feltéve, hogy	$N_{uu} = 1$ minden $u \in V$ esetén
	$N_{uv} = 0$ minden $uv \in E$ esetén
	$N \succeq 0$ .

- Legyen  $N$  a közbülső probléma egy tetszőleges lehetséges megoldása.
- Legyen  $u$  egy  $\lambda_{\max}$  sajátértékhez tartozó egység hosszú sajátvektor.

# (K) megoldásából ( $\tilde{L}$ ) megoldása nem romló célfüggvénnyel

Maximalizáljuk	$\lambda_{\max}(N)$ -t
Feltéve, hogy	$N_{uu} = 1$ minden $u \in V$ esetén
	$N_{uv} = 0$ minden $uv \in E$ esetén
	$N \succeq 0$ .

- Legyen  $N$  a közbülső probléma egy tetszőleges lehetséges megoldása.
- Legyen  $u$  egy  $\lambda_{\max}$  sajátértékhez tartozó egység hosszú sajátvektor.
- Legyen  $U = uu^T \in \mathbb{R}^{V \times V}$ .

# (K) megoldásából ( $\tilde{L}$ ) megoldása nem romló célfüggvényrel

Maximalizáljuk	$\lambda_{\max}(N)$ -t
Feltéve, hogy	$N_{uu} = 1$ minden $u \in V$ esetén
	$N_{uv} = 0$ minden $uv \in E$ esetén
	$N \succeq 0$ .

- Legyen  $N$  a közbülső probléma egy tetszőleges lehetséges megoldása.
- Legyen  $u$  egy  $\lambda_{\max}$  sajátértékhez tartozó egység hosszú sajátvektor.
- Legyen  $U = uu^T \in \mathbb{R}^{V \times V}$ .
- Legyen  $\Lambda = N \cdot_H U$  az  $N$  és  $U$  mátrixok Hadamard-szorzata (az  $xy$  helyen álló elem  $N_{xy} U_{xy}$ ).

# (K) megoldásából ( $\tilde{L}$ ) megoldása nem romló célfüggvénnyel

Maximalizáljuk	$\lambda_{\max}(N)$ -t
Feltéve, hogy	$N_{uu} = 1$ minden $u \in V$ esetén
	$N_{uv} = 0$ minden $uv \in E$ esetén
	$N \succeq 0$ .

- Legyen  $N$  a közbülső probléma egy tetszőleges lehetséges megoldása.
- Legyen  $u$  egy  $\lambda_{\max}$  sajátértékhez tartozó egység hosszú sajátvektor.
- Legyen  $U = uu^T \in \mathbb{R}^{V \times V}$ .
- Legyen  $\Lambda = N \cdot_H U$  az  $N$  és  $U$  mátrixok Hadamard-szorzata (az  $xy$  helyen álló elem  $N_{xy} U_{xy}$ ).
- Ekkor  $\Lambda$  az SDP feladat egy lehetséges megoldása, ahol a célfüggvény értéke  $\lambda_{\max}(N)$ .

# A célfüggvény értéke

# A célfüggvény értéke

- A célfüggvény

$$\langle J, \Lambda \rangle = \langle J, N \cdot_H (uu^T) \rangle = u^T N u = \lambda_{\max}(N).$$

# A célfüggvény értéke

- A célfüggvény

$$\langle J, \Lambda \rangle = \langle J, N \cdot_H (uu^T) \rangle = u^T N u = \lambda_{\max}(N).$$

- Ha  $\Lambda = N \cdot_H U = N \cdot_H (uu^T)$  mátrixban megnézzük azon pozíciókat, ahol  $N$ -ben 0 áll, akkor a definíció alapján 0-kat látunk.



# A célfüggvény értéke

- A célfüggvény

$$\langle J, \Lambda \rangle = \langle J, N \cdot_H (uu^T) \rangle = u^T N u = \lambda_{\max}(N).$$

- Ha  $\Lambda = N \cdot_H U = N \cdot_H (uu^T)$  mátrixban megnézzük azon pozíciókat, ahol  $N$ -ben 0 áll, akkor a definíció alapján 0-kat látunk.

- 

$$\langle I, \Lambda \rangle = \text{Tr}(N \cdot_H (uu^T)) = \text{Tr}(uu^T) = u^T u = 1.$$

# $\Lambda$ pozitív szemidefinit

# $\Lambda$ pozitív szemidefinit

- $\Lambda$  pozitív szemidefinitisége maradt hátra. A következő lemma alapján ez nyilvánvaló.

## Lemma

Legyen  $A, B \succeq 0$ . Ekkor  $A \cdot_H B \succeq 0$ .

# $\Lambda$ pozitív szemidefinit

- $\Lambda$  pozitív szemidefinitisége maradt hátra. A következő lemma alapján ez nyilvánvaló.

## Lemma

Legyen  $A, B \succeq 0$ . Ekkor  $A \cdot_H B \succeq 0$ .

- A lemma egyszerűen adódik, abból a tényből, hogy minden pozitív szemidefinit mátrix felírható, mint  $ss^T$  alakú, 1-rangú pozitív szemidefinit mátrixok összege.

# $\wedge$ pozitív szemidefinit

- $\wedge$  pozitív szemidefinitisége maradt hátra. A következő lemma alapján ez nyilvánvaló.

## Lemma

Legyen  $A, B \succeq 0$ . Ekkor  $A \cdot_H B \succeq 0$ .

- A lemma egyszerűen adódik, abból a tényből, hogy minden pozitív szemidefinit mátrix felírható, mint  $ss^T$  alakú, 1-rangú pozitív szemidefinit mátrixok összege.
- Ha  $A$ -t és  $B$ -t is felírjuk így, akkor  $A \cdot_H B$ -ben a zárójelek felbonthatók és kapjuk, hogy  $A \cdot_H B$  előáll mint 1-rangú pozitív szemidefinit mátrixok Hadamard-szorzata.

# $\Lambda$ pozitív szemidefinit

- $\Lambda$  pozitív szemidefinitisége maradt hátra. A következő lemma alapján ez nyilvánvaló.

## Lemma

Legyen  $A, B \succeq 0$ . Ekkor  $A \cdot_H B \succeq 0$ .

- A lemma egyszerűen adódik, abból a tényből, hogy minden pozitív szemidefinit mátrix felírható, mint  $ss^T$  alakú, 1-rangú pozitív szemidefinit mátrixok összege.
- Ha  $A$ -t és  $B$ -t is felírjuk így, akkor  $A \cdot_H B$ -ben a zárójelek felbonthatók és kapjuk, hogy  $A \cdot_H B$  előáll mint 1-rangú pozitív szemidefinit mátrixok Hadamard-szorzata.
- Ezek pozitív szemidefinitisége azonban nyilvánvaló.

# $\Lambda$ pozitív szemidefinit

- $\Lambda$  pozitív szemidefinitisége maradt hátra. A következő lemma alapján ez nyilvánvaló.

## Lemma

Legyen  $A, B \succeq 0$ . Ekkor  $A \cdot_H B \succeq 0$ .

- A lemma egyszerűen adódik, abból a tényből, hogy minden pozitív szemidefinit mátrix felírható, mint  $ss^T$  alakú, 1-rangú pozitív szemidefinit mátrixok összege.
- Ha  $A$ -t és  $B$ -t is felírjuk így, akkor  $A \cdot_H B$ -ben a zárójelek felbonthatók és kapjuk, hogy  $A \cdot_H B$  előáll mint 1-rangú pozitív szemidefinit mátrixok Hadamard-szorzata.
- Ezek pozitív szemidefinitisége azonban nyilvánvaló.
- Ezzel a lemma és az egyik irányú egyenlőtlenség adódott.

$(\tilde{L})$  megoldásából  $(K)$  megoldása nem romló célfüggvénnyel



$(\tilde{L})$  megoldásából  $(K)$  megoldása nem romló célfüggvénnyel

A másik irányú egyenlőtlenséghez megfordítjuk a fenti gondolatmenetet.

Maximalizáljuk	$\langle J, \Lambda \rangle$ -t
Feltéve, hogy	$\langle S_e, \Lambda \rangle = 0$
	$\langle I, \Lambda \rangle = 1$
	$\Lambda \succeq 0$ .

$(\tilde{L})$  megoldásából  $(K)$  megoldása nem romló célfüggvénnyel

A másik irányú egyenlőtlenséghez megfordítjuk a fenti gondolatmenetet.

Maximalizáljuk	$\langle J, \Lambda \rangle$ -t
Feltéve, hogy	$\langle S_e, \Lambda \rangle = 0$
	$\langle I, \Lambda \rangle = 1$
	$\Lambda \succeq 0.$

- $\Lambda = \frac{1}{|V|} \cdot I$  az SDP egy lehetséges megoldása.

# $(\tilde{L})$ megoldásából $(K)$ megoldása nem romló célfüggvénnyel

A másik irányú egyenlőtlenséghez megfordítjuk a fenti gondolatmenetet.

Maximalizáljuk	$\langle J, \Lambda \rangle$ -t
Feltéve, hogy	$\langle S_e, \Lambda \rangle = 0$
	$\langle I, \Lambda \rangle = 1$
	$\Lambda \succeq 0.$

- $\Lambda = \frac{1}{|V|} \cdot I$  az SDP egy lehetséges megoldása. A célfüggvény optimális értéke legalább 1.

$(\tilde{L})$  megoldásából  $(K)$  megoldása nem romló célfüggvénnyel

A másik irányú egyenlőtlenséghez megfordítjuk a fenti gondolatmenetet.

Maximalizáljuk	$\langle J, \Lambda \rangle$ -t
Feltéve, hogy	$\langle S_e, \Lambda \rangle = 0$
	$\langle I, \Lambda \rangle = 1$
	$\Lambda \succeq 0$ .

- $\Lambda = \frac{1}{|V|} \cdot I$  az SDP egy lehetséges megoldása. A célfüggvény optimális értéke legalább 1.
- Legyen  $\Lambda$  az SDP egy tetszőleges lehetséges megoldása.

# $(\tilde{L})$ megoldásából $(K)$ megoldása nem romló célfüggvényrel

A másik irányú egyenlőtlenséghez megfordítjuk a fenti gondolatmenetet.

Maximalizáljuk	$\langle J, \Lambda \rangle$ -t
Feltéve, hogy	$\langle S_e, \Lambda \rangle = 0$
	$\langle I, \Lambda \rangle = 1$
	$\Lambda \succeq 0$ .

- $\Lambda = \frac{1}{|V|} \cdot I$  az SDP egy lehetséges megoldása. A célfüggvény optimális értéke legalább 1.
- Legyen  $\Lambda$  az SDP egy tetszőleges lehetséges megoldása.

## Észrevétel

Tegyük fel, hogy egy pozitív szemidefinit egyik átlós eleme 0. Ekkor ezen elem sora és oszlopa is csupa 0 vektor.

# $(\tilde{L})$ megoldásából (K) megoldása (folytatás)

# $(\tilde{L})$ megoldásából $(K)$ megoldása (folytatás)

- Ha  $\Lambda$ -nak van 0 átlós eleme, akkor 0 oszlop és sorvektorai is vannak.

# $(\tilde{L})$ megoldásából $(K)$ megoldása (folytatás)

- Ha  $\Lambda$ -nak van 0 átlós eleme, akkor 0 oszlop és sorvektorai is vannak. Ezen a részen legyen  $N$  (az éppen most konstruált lehetséges megoldása  $(K)$ -nak), az átlón 1, különben 0.



# $(\tilde{L})$ megoldásából $(K)$ megoldása (folytatás)

- Ha  $\Lambda$ -nak van 0 átlós eleme, akkor 0 oszlop és sorvektorai is vannak. Ezen a részen legyen  $N$  (az éppen most konstruált lehetséges megoldása  $(K)$ -nak), az átlón 1, különben 0. A konstrukció lényegi része a többi elem definíciója. Erre koncentrálnak: lényegében feltesszük, hogy  $\Lambda$  átlós elemei nemnullák.

# $(\tilde{L})$ megoldásából $(K)$ megoldása (folytatás)

- Ha  $\Lambda$ -nak van 0 átlós eleme, akkor 0 oszlop és sorvektorai is vannak. Ezen a részen legyen  $N$  (az éppen most konstruált lehetséges megoldása  $(K)$ -nak), az átlón 1, különben 0. A konstrukció lényegi része a többi elem definíciója. Erre koncentrálunk: lényegében feltesszük, hogy  $\Lambda$  átlós elemei nemnullák.
- Legyen  $u$  a  $\Lambda$  főátlóján álló (garantáltan nemnegatív, feltevésünk szerint pozitív) számok négyzetgyökeiből képzett vektor.

# $(\tilde{L})$ megoldásából $(K)$ megoldása (folytatás)

- Ha  $\Lambda$ -nak van 0 átlós eleme, akkor 0 oszlop és sorvektorai is vannak. Ezen a részen legyen  $N$  (az éppen most konstruált lehetséges megoldása  $(K)$ -nak), az átlón 1, különben 0. A konstrukció lényegi része a többi elem definíciója. Erre koncentrálnunk: lényegében feltesszük, hogy  $\Lambda$  átlós elemei nemnullák.
- Legyen  $u$  a  $\Lambda$  főátlóján álló (garantáltan nemnegatív, feltevésünk szerint pozitív) számok négyzetgyökeiből képzett vektor. Ez nyilván egységvektor lesz.

# $(\tilde{L})$ megoldásából $(K)$ megoldása (folytatás)

- Ha  $\Lambda$ -nak van 0 átlós eleme, akkor 0 oszlop és sorvektorai is vannak. Ezen a részen legyen  $N$  (az éppen most konstruált lehetséges megoldása  $(K)$ -nak), az átlón 1, különben 0. A konstrukció lényegi része a többi elem definíciója. Erre koncentrálunk: lényegében feltesszük, hogy  $\Lambda$  átlós elemei nemnullák.
- Legyen  $u$  a  $\Lambda$  főátlóján álló (garantáltan nemnegatív, feltevésünk szerint pozitív) számok négyzetgyökeiből képzett vektor. Ez nyilván egységvektor lesz.
- Legyen  $U = uu^T$ . Feltevésünk szerint ez nemnulla mátrix.

# $(\tilde{L})$ megoldásából $(K)$ megoldása (folytatás)

- Ha  $\Lambda$ -nak van 0 átlós eleme, akkor 0 oszlop és sorvektorai is vannak. Ezen a részen legyen  $N$  (az éppen most konstruált lehetséges megoldása  $(K)$ -nak), az átlón 1, különben 0. A konstrukció lényegi része a többi elem definíciója. Erre koncentrálunk: lényegében feltesszük, hogy  $\Lambda$  átlós elemei nemnullák.
- Legyen  $u$  a  $\Lambda$  főátlóján álló (garantáltan nemnegatív, feltevésünk szerint pozitív) számok négyzetgyökeiből képzett vektor. Ez nyilván egységvektor lesz.
- Legyen  $U = uu^T$ . Feltevésünk szerint ez nemnulla mátrix.
- Legyen  $N$  az a mátrix, amelyre  $N \cdot_H U = \Lambda$  teljesül.

# $(\tilde{L})$ megoldásából $(K)$ megoldása (folytatás)

- Ha  $\Lambda$ -nak van 0 átlós eleme, akkor 0 oszlop és sorvektorai is vannak. Ezen a részen legyen  $N$  (az éppen most konstruált lehetséges megoldása  $(K)$ -nak), az átlón 1, különben 0. A konstrukció lényegi része a többi elem definíciója. Erre koncentrálunk: lényegében feltesszük, hogy  $\Lambda$  átlós elemei nemnullák.
- Legyen  $u$  a  $\Lambda$  főátlóján álló (garantáltan nemnegatív, feltevésünk szerint pozitív) számok négyzetgyökeiből képzett vektor. Ez nyilván egységvektor lesz.
- Legyen  $U = uu^T$ . Feltevésünk szerint ez nemnulla mátrix.
- Legyen  $N$  az a mátrix, amelyre  $N \cdot_H U = \Lambda$  teljesül.
- Ez  $(K)$  egy lehetséges megoldása nem romló célfüggvénnyel.

# Összefoglalás

# Összefoglalás

## Definíció

Legyen  $\tilde{\vartheta}(G)$  a  $(\tilde{L})/(K),(L)$  optimalizálási probléma optimuma.



# Összefoglalás

## Definíció

Legyen  $\tilde{\vartheta}(G)$  a  $(\tilde{L})/(K),(L)$  optimalizálási probléma optimuma.

Az átfogalmazásaink a klikkfedési feladat a kicsavart Hoffman-becslésének formalizálásából indult.

# Összefoglalás

## Definíció

Legyen  $\tilde{\vartheta}(G)$  a  $(\tilde{L})/(K),(L)$  optimalizálási probléma optimuma.

Az átfogalmazásaink a klikkfedési feladat a kicsavart Hoffman-becslésének formalizálásából indult. Így kapjuk a következő tételt.

# Összefoglalás

## Definíció

Legyen  $\tilde{\vartheta}(G)$  a  $(\tilde{L})/(K),(L)$  optimalizálási probléma optimuma.

Az átfogalmazásaink a klikkfedési feladat a kicsavart Hoffman-becslésének formalizálásából indult. Így kapjuk a következő tételt.

## Tétel

$$\tilde{\vartheta}(G) \leq \bar{\chi}(G).$$

# Emlékeztető

# Emlékeztető

$\alpha(G)$ -hez és  $\bar{\chi}(G)$ -hez is adtunk egy-egy SDP feladatot, amely optimális értéke becsli a megfelelő gráfparamétert:

Minimalizáljuk	$\mu$ -t
Feltéve, hogy	$-\mu I - \sum_{e \in E} x_e S_e \preceq -J.$

Maximalizáljuk	$\langle J, \Lambda \rangle$ -t
Feltéve, hogy	$\langle S_e, \Lambda \rangle = 0$
	$\langle I, \Lambda \rangle = 1$
	$\Lambda \succeq 0.$

# Összefoglalás: a szendvics

# Összefoglalás: a szendvics

## Észrevétel

# Összefoglalás: a szendvics

## Észrevétel

(i) A két SDP feladat egymás duálisai.



# Összefoglalás: a szendvics

## Észrevétel

- (i) A két SDP feladat egymás duálisai.
- (ii) A két SDP feladat teljesíti olyan feltételeket, amelyek garantálják az erős dualitást.

# Összefoglalás: a szendvics

## Észrevétel

- (i) A két SDP feladat egymás duálisai.
- (ii) A két SDP feladat teljesíti olyan feltételeket, amelyek garantálják az erős dualitást.

Azaz a kétféle fogalom egybeesik.

# Összefoglalás: a szendvics

## Észrevétel

- (i) A két SDP feladat egymás duálisai.
- (ii) A két SDP feladat teljesíti olyan feltételeket, amelyek garantálják az erős dualitást.

Azaz a kétféle fogalom egybeesik.

**Definíció:** a  $G$  gráf Lovász-féle teta-függvénye

$$\vartheta(G) = \tilde{\vartheta}(G).$$

# Összefoglalás: a szendvics

## Észrevétel

- (i) A két SDP feladat egymás duálisai.
- (ii) A két SDP feladat teljesíti olyan feltételeket, amelyek garantálják az erős dualitást.

Azaz a kétféle fogalom egybeesik.

**Definíció:** a  $G$  gráf Lovász-féle teta-függvénye

$$\vartheta(G) = \tilde{\vartheta}(G).$$

A két korábbi becslést az alábbi tétel foglalja össze.

# Összefoglalás: a szendvics

## Észrevétel

- (i) A két SDP feladat egymás duálisai.
- (ii) A két SDP feladat teljesíti olyan feltételeket, amelyek garantálják az erős dualitást.

Azaz a kétféle fogalom egybeesik.

## Definíció: a $G$ gráf Lovász-féle teta-függvénye

$$\vartheta(G) = \tilde{\vartheta}(G).$$

A két korábbi becslést az alábbi tétel foglalja össze.

## Lovász László szendvics tétele

$$\alpha(G) \leq \vartheta(G) \leq \bar{\chi}(G).$$

# A morál

# A morál

- A középső függvény először nagyon összetettnek, természetellenesnek tűnik.

# A morál

- A középső függvény először nagyon összetettnek, természetellenesnek tűnik.
- A két szélső függvény definíciója elemi, akár egy érdeklődő középiskolásnak is elmagyarázható.



# A morál

- A középső függvény először nagyon összetettnek, természetellenesnek tűnik.
- A két szélső függvény definíciója elemi, akár egy érdeklődő középiskolásnak is elmagyarázható.
- Ennek ellenére a két szélső gráfelméleti optimalizálási kérdés bonyolult.

# A morál

- A középső függvény először nagyon összetettnek, természetellenesnek tűnik.
- A két szélső függvény definíciója elemi, akár egy érdeklődő középiskolásnak is elmagyarázható.
- Ennek ellenére a két szélső gráfelméleti optimalizálási kérdés bonyolult.  $\mathcal{NP}$ -nehéz.

# A morál

- A középső függvény először nagyon összetettnek, természetellenesnek tűnik.
- A két szélső függvény definíciója elemi, akár egy érdeklődő középiskolásnak is elmagyarázható.
- Ennek ellenére a két szélső gráfelméleti optimalizálási kérdés bonyolult.  $\mathcal{NP}$ -nehéz. Hatékony kiszámolására nem látunk lehetőséget (az általános hit szerint).

# A morál

- A középső függvény először nagyon összetettnek, természetellenesnek tűnik.
- A két szélső függvény definíciója elemi, akár egy érdeklődő középiskolásnak is elmagyarázható.
- Ennek ellenére a két szélső gráfelméleti optimalizálási kérdés bonyolult.  $\mathcal{NP}$ -nehéz. Hatékony kiszámolására nem látunk lehetőséget (az általános hit szerint).
- A középső bonyolultan leírt függvény értéke azonban hatékonyan kiszámítható/közelíthető ( az SDP feladatok kezelhetők).

# Vége van!

Köszönöm a figyelmet!