

بسم الله الرحمن الرحيم

برنامه‌ریزی نیمه‌معین برای طراحی الگوریتم‌های تقریبی

جلسه بیست و سوم: گرد کردن با مینیاتور (۲)

مرور

ایده مینیاتور

گراف:

G

SDP کانونی

جواب بهینه SDP:

$(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$

$$\text{SDP}(\hat{G}, \hat{w}) \geq \text{SDP}(G) - \varepsilon|E|$$

می‌سازیم

شدنی برای \hat{G} و
تقریباً = جواب بهینه SDP

کوچک و
برش = برش G

(\hat{G}, \hat{w})

$(\hat{\mathbf{v}}_1, \dots, \hat{\mathbf{v}}_{\hat{n}})$

Instance:

A graph G and
an SDP optimum $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$

Miniature:

A weighted graph (\bar{G}, \bar{w}) and
feasible SDP solution $(\bar{\mathbf{v}}_1, \dots, \bar{\mathbf{v}}_n)$

brute
force

Optimal cut in (\bar{G}, \bar{w})

“unfolding”

A large cut in G

کوچک و
برش = برش G

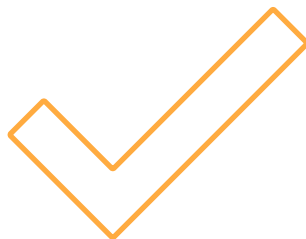
شدنی برای \hat{G} و
تقریباً = جواب بهینه SDP

13.2.14 Lemma (Dimension reduction). *Let $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$ be unit vectors, let Φ be the random linear map as above, and let $t \geq 0$. Then, for a sufficiently large constant C ,*

$$\text{Prob}[|\mathbf{u}^T \mathbf{v} - \Phi(\mathbf{u})^T \Phi(\mathbf{v})| \geq t] \leq \frac{C}{dt^2}.$$

$$\Phi(\mathbf{v}) := \frac{1}{\sqrt{d}}(\gamma_1^T \mathbf{v}, \dots, \gamma_d^T \mathbf{v}).$$

تصادفی گوسی n - بعدی




(ب)

Lemma. For every d and every $\delta \in (0, 1)$, there exists a set $N \subseteq S^{d-1}$ that is δ -dense in S^{d-1} (that is, for every $\mathbf{x} \in S^{d-1}$ there exists $\mathbf{z} \in N$ with $\|\mathbf{x} - \mathbf{z}\| < \delta$), and $|N| \leq (\frac{3}{\delta})^d$.



• از روی ϵ یک $\delta > 0$



- از روی ϵ یک $\delta > 0$

- از روی δ یک \hat{d} که $C/\hat{d}\delta^2 \leq \delta/3$

• از روی ϵ یک $\delta > 0$

• از روی δ یک \hat{d} که $C/\hat{d}\delta^2 \leq \delta/3$

• مجموعه δ - چگال روی کره واحد \hat{d} - بعدی

$$\hat{n} := |\hat{N}| \leq \left(\frac{3}{\delta}\right)^{\hat{d}} \quad \bullet$$

- از روی ϵ یک $\delta > 0$

- از روی δ یک \hat{d} که $C/\hat{d}\delta^2 \leq \delta/3$

- مجموعه δ - چگال روی کره واحد \hat{d} - بعدی

- $$\hat{n} := |\hat{N}| \leq \left(\frac{3}{\delta}\right)^{\hat{d}}$$

- جواب SDP را در فضای \hat{d} - بعدی می‌نشانیم

- $$\mathbf{v}_i^* := \Phi(\mathbf{v}_i)$$

- از روی ϵ یک $\delta > 0$
- از روی δ یک \hat{d} که $C/\hat{d}\delta^2 \leq \delta/3$
- مجموعه δ - چگال روی کره واحد \hat{d} - بعدی
- $\hat{n} := |\hat{N}| \leq \left(\frac{3}{\delta}\right)^{\hat{d}}$
- جواب SDP را در فضای \hat{d} - بعدی می‌نشانیم
- $\mathbf{v}_i^* := \Phi(\mathbf{v}_i)$
- راس i خراب شده اگر $\|\mathbf{v}_i^*\| \notin [1 - \delta, 1 + \delta]$

• از روی ϵ یک $\delta > 0$

• از روی δ یک \hat{d} که $C/\hat{d}\delta^2 \leq \delta/3$

• مجموعه δ - چگال روی کره واحد \hat{d} - بعدی

$$\hat{n} := |\hat{N}| \leq \left(\frac{3}{\delta}\right)^{\hat{d}} \quad \bullet$$

• جواب SDP را در فضای \hat{d} - بعدی می‌نشانیم

$$\mathbf{v}_i^* := \Phi(\mathbf{v}_i) \quad \bullet$$

• راس i خراب شده اگر $\|\mathbf{v}_i^*\| \notin [1 - \delta, 1 + \delta]$

• می‌گوییم یال i و j خراب شده اگر $|(\mathbf{v}_i^*)^T \mathbf{v}_j^* - \mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_j| > \delta$ یا راس i یا راس j خراب شده

• مجموعه یال‌های خراب: F

• احتمال خراب شدن یک یال کمتر مساوی δ

$$\text{Prob}\left[|\mathbf{u}^T \mathbf{v} - \Phi(\mathbf{u})^T \Phi(\mathbf{v})| \geq t\right] \leq \frac{C}{dt^2}$$

$$\mathbf{E}[|F|] \leq \delta |E| \quad \bullet$$

- از روی ϵ یک $\delta > 0$ و از روی δ یک \hat{d}

- مجموعه δ - چگال روی کره واحد \hat{d} - بعدی $\left(\frac{3}{\delta}\right)^{\hat{d}}$
 $\hat{n} := |\hat{N}| \leq \left(\frac{3}{\delta}\right)^{\hat{d}}$

- جواب SDP را در فضای \hat{d} - بعدی می‌نشانیم $\mathbf{v}_i^* := \Phi(\mathbf{v}_i)$

- می‌گوییم یال i و j خراب شده اگر $|(\mathbf{v}_i^*)^T \mathbf{v}_j^* - \mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_j| > \delta$ یا راس i یا راس j خراب شده

- مجموعه یال‌های خراب: F

- $|F| \leq 2\delta |E|$

- از روی ϵ یک $\delta > 0$ و از روی δ یک \hat{d}

- مجموعه δ - چگال روی کره واحد \hat{d} - بعدی $\left(\frac{3}{\delta}\right)^{\hat{d}}$ $\hat{n} := |\hat{N}| \leq$

- جواب SDP را در فضای \hat{d} - بعدی می‌نشانیم $\mathbf{v}_i^* := \Phi(\mathbf{v}_i)$

- می‌گوییم یال i و j خراب شده اگر $|(\mathbf{v}_i^*)^T \mathbf{v}_j^* - \mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_j| > \delta$ یا راس i یا راس j خراب شده

- مجموعه یال‌های خراب: F

- $|F| \leq 2\delta |E|$

- G^* : گراف پس از حذف F و راس‌های خراب شده و راس‌های \mathbf{v}_i^*

- از روی ϵ یک $\delta > 0$ و از روی δ یک \hat{d}

- مجموعه δ - چگال روی کره واحد \hat{d} - بعدی $\left(\frac{3}{\delta}\right)^{\hat{d}}$
 $\hat{n} := |\hat{N}| \leq \left(\frac{3}{\delta}\right)^{\hat{d}}$

- جواب SDP را در فضای \hat{d} - بعدی می‌نشانیم $\mathbf{v}_i^* := \Phi(\mathbf{v}_i)$

- می‌گوییم یال i و j خراب شده اگر $|(\mathbf{v}_i^*)^T \mathbf{v}_j^* - \mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_j| > \delta$ یا راس i یا راس j خراب شده

- مجموعه یال‌های خراب: F

- $|F| \leq 2\delta |E|$

- G^* : گراف پس از حذف F و راس‌های خراب شده و راس‌های \mathbf{v}_i^*

- گراف G^{**} از روی G^*

- از روی ϵ یک $\delta > 0$ و از روی δ یک \hat{d}

- مجموعه δ - چگال روی کره واحد \hat{d} - بعدی $\left(\frac{3}{\delta}\right)^{\hat{d}}$
 $\hat{n} := |\hat{N}| \leq \left(\frac{3}{\delta}\right)^{\hat{d}}$

- جواب SDP را در فضای \hat{d} - بعدی می‌نشانیم $\mathbf{v}_i^* := \Phi(\mathbf{v}_i)$

- می‌گوییم یال i و j خراب شده اگر $|(\mathbf{v}_i^*)^T \mathbf{v}_j^* - \mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_j| > \delta$ یا راس i یا راس j خراب شده

- مجموعه یال‌های خراب: F

- $|F| \leq 2\delta |E|$

- G^* : گراف پس از حذف F و راس‌های خراب شده و راس‌های \mathbf{v}_i^*

- گراف G^{**} از روی G^*

- راس \mathbf{v}_i^* تبدیل به \mathbf{v}_i^{**} (نزدیک‌ترین نقطه از \hat{N})

- از روی ϵ یک $\delta > 0$ و از روی δ یک \hat{d}

- مجموعه δ - چگال روی کره واحد \hat{d} - بعدی $\left(\frac{3}{\delta}\right)^{\hat{d}}$ $\hat{n} := |\hat{N}| \leq$

- جواب SDP را در فضای \hat{d} - بعدی می‌نشانیم $\mathbf{v}_i^* := \Phi(\mathbf{v}_i)$

- می‌گوییم یال i و j خراب شده اگر $|(\mathbf{v}_i^*)^T \mathbf{v}_j^* - \mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_j| > \delta$ یا راس i یا راس j خراب شده

- مجموعه یال‌های خراب: F

- $|F| \leq 2\delta |E|$

- G^* : گراف پس از حذف F و راس‌های خراب شده و راس‌های \mathbf{v}_i^*

- گراف G^{**} از روی G^*

- راس \mathbf{v}_i^* تبدیل به \mathbf{v}_i^{**} (نزدیک‌ترین نقطه از \hat{N})

- فاصله \mathbf{v}_i^* و \mathbf{v}_i^{**} حداکثر 2δ

- از روی ϵ یک $\delta > 0$ و از روی δ یک \hat{d}

- مجموعه δ - چگال روی کره واحد \hat{d} - بعدی $\left(\frac{3}{\delta}\right)^{\hat{d}}$ $\hat{n} := |\hat{N}| \leq$

- جواب SDP را در فضای \hat{d} - بعدی می‌نشانیم $\mathbf{v}_i^* := \Phi(\mathbf{v}_i)$

- می‌گوییم یال i و j خراب شده اگر $|(\mathbf{v}_i^*)^T \mathbf{v}_j^* - \mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_j| > \delta$ یا راس i یا راس j خراب شده

- مجموعه یال‌های خراب: F

- $|F| \leq 2\delta |E|$

- G^* : گراف پس از حذف F و راس‌های خراب شده و راس‌های \mathbf{v}_i^*

- گراف G^{**} از روی G^*

- راس \mathbf{v}_i^* تبدیل به \mathbf{v}_i^{**} (نزدیک‌ترین نقطه از \hat{N})

- فاصله \mathbf{v}_i^* و \mathbf{v}_i^{**} حداکثر 2δ

- یکی کردن راس‌های هم مقصد، وزن یال = تعداد یال‌های بین دو راس

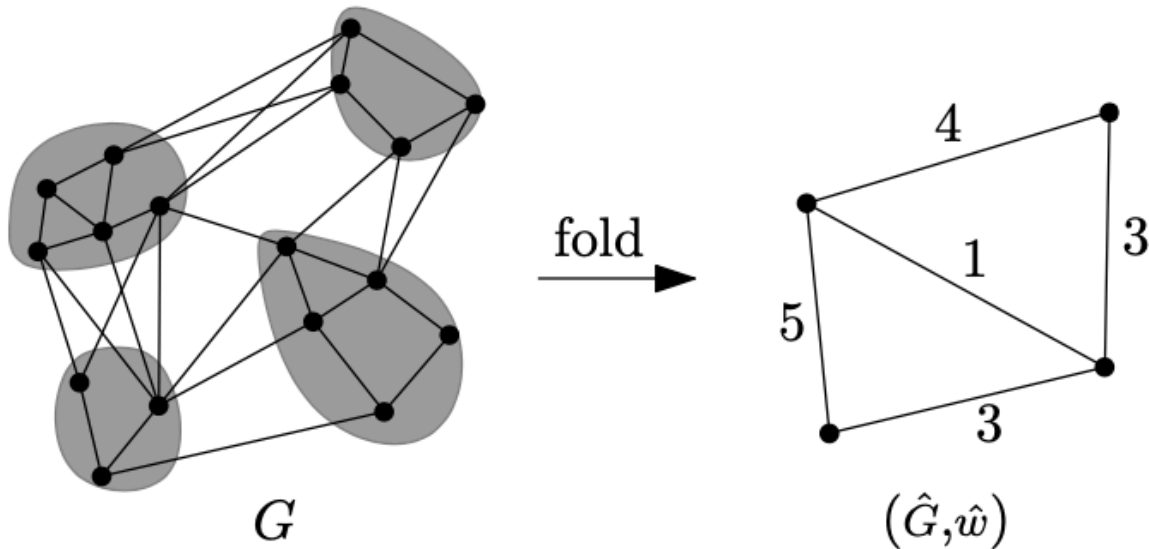
- G^* : گراف پس از حذف F و راس‌های خراب شده و راس‌های v_i^*

- گراف G^{**} از روی G^*

- راس v_i^* تبدیل به v_i^{**} (نزدیک‌ترین نقطه از \hat{N})

- فاصله v_i^* و v_i^{**} حداکثر 2δ

- تولید \hat{G} یکی کردن راس‌های هم مقصد، وزن یال (\hat{w}) = تعداد یال‌های بین دو راس



- از روی ϵ یک $\delta > 0$ و از روی δ یک \hat{d}

- مجموعه δ - چگال روی کره واحد \hat{d} - بعدی $\left(\frac{3}{\delta}\right)^{\hat{d}}$ $\hat{n} := |\hat{N}| \leq$

- جواب SDP را در فضای \hat{d} - بعدی می‌نشانیم $\mathbf{v}_i^* := \Phi(\mathbf{v}_i)$

- می‌گوییم یال i و j خراب شده اگر $|(\mathbf{v}_i^*)^T \mathbf{v}_j^* - \mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_j| > \delta$ یا راس i یا راس j خراب شده

- $F =$ مجموعه یال‌های خراب $(|F| \leq 2\delta |E|)$

- G^* : گراف پس از حذف F و راس‌های خراب شده و راس‌های \mathbf{v}_i^*

- گراف وزن‌دار (\hat{G}, \hat{w}) از روی گسسته‌سازی G^* با نقاط \hat{N} (G^{**}) و سپس تا زدن

- بردارهای \hat{v}_i از روی گسسته‌سازی v_i^* با نقاط \hat{N}

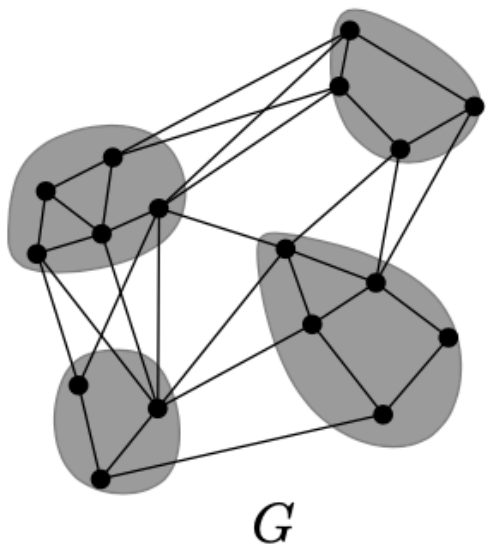
- \hat{v}_i یک جواب شدنی برای SDP برای (\hat{G}, \hat{w})


- اندازه‌شان 1

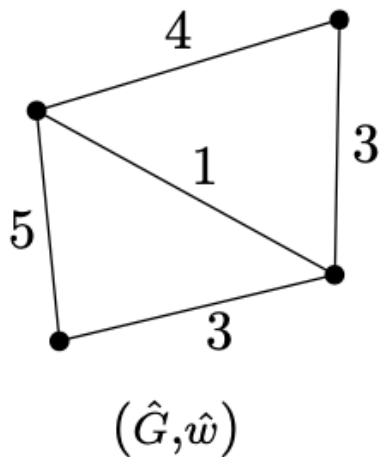
- $$SDP(\hat{G}, \hat{w}) \geq \sum_{\{\hat{i}, \hat{j}\} \in E(\hat{G})} \hat{w}_{\hat{i}, \hat{j}} (1 - \hat{v}_{\hat{i}}^T \hat{v}_{\hat{j}}) / 2$$



تحليل



fold 



چقدر؟

چقدر؟

$$\sum_{\{i,j\} \in E(\hat{G})} \hat{w}_{ij} (1 - \hat{\mathbf{v}}_i^T \hat{\mathbf{v}}_j) / 2 > \alpha \text{SDP}(G) - \text{error}$$

- از روی ϵ یک $\delta > 0$ و از روی δ یک \hat{d}

- مجموعه δ - چگال روی کره واحد \hat{d} - بعدی $\left(\frac{3}{\delta}\right)^{\hat{d}}$ $\hat{n} := |\hat{N}| \leq$

- جواب SDP را در فضای \hat{d} - بعدی می‌نشانیم $\mathbf{v}_i^* := \Phi(\mathbf{v}_i)$


- می‌گوییم یال i و j خراب شده اگر $|(\mathbf{v}_i^*)^T \mathbf{v}_j^* - \mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_j| > \delta$ یا راس i یا راس j خراب شده

- $F =$ مجموعه یال‌های خراب $(|F| \leq 2\delta|E|)$


- G^* : گراف پس از حذف F و راس‌های خراب شده و راس‌های \mathbf{v}_i^*

- G^{**} : گسترده‌سازی G^* ، تولید راس‌های \mathbf{v}_i^{**}


- گراف وزن‌دار (\hat{G}, \hat{w}) با تا زدن (یکی کردن راس‌های \mathbf{v}_i^{**} مساوی)



$$SDP(\hat{G}, \hat{w}) \geq \sum_{\{\hat{i}, \hat{j}\} \in E(\hat{G})} \hat{w}_{\hat{i}, \hat{j}} (1 - \hat{v}_{\hat{i}}^{\top} \hat{v}_{\hat{j}}) / 2$$



$$\text{Gap} := \sup_{G,w} \frac{\text{SDP}(G, w)}{\text{Opt}(G, w)}$$

$$\text{SDP}(\hat{G}, \hat{w}) \geq \sum_{\{\hat{i}, \hat{j}\} \in E(\hat{G})} \hat{w}_{\hat{i}, \hat{j}} (1 - \hat{v}_{\hat{i}}^{\top} \hat{v}_{\hat{j}}) / 2$$


$$\text{Gap} := \sup_{G, w} \frac{\text{SDP}(G, w)}{\text{Opt}(G, w)}$$

$$\text{Gap} \geq \frac{\text{SDP}(\hat{G}, \hat{w})}{\text{Opt}(\hat{G}, \hat{w})}$$

$$\text{SDP}(\hat{G}, \hat{w}) \geq \sum_{\{\hat{i}, \hat{j}\} \in E(\hat{G})} \hat{w}_{\hat{i}, \hat{j}} (1 - \hat{v}_{\hat{i}}^{\top} \hat{v}_{\hat{j}}) / 2$$



$$\text{Gap} := \sup_{G, w} \frac{\text{SDP}(G, w)}{\text{Opt}(G, w)}$$

$$\text{Gap} \geq \frac{\text{SDP}(\hat{G}, \hat{w})}{\text{Opt}(\hat{G}, \hat{w})}$$

$$\text{Opt}(\hat{G}, \hat{w}) \geq \frac{\text{SDP}(\hat{G}, \hat{w})}{\text{Gap}}$$

$$\text{SDP}(\hat{G}, \hat{w}) \geq \sum_{\{\hat{i}, \hat{j}\} \in E(\hat{G})} \hat{w}_{\hat{i}, \hat{j}} (1 - \hat{v}_{\hat{i}}^{\top} \hat{v}_{\hat{j}}) / 2$$



- از G^{**} به \hat{G}

- یکی کردن راس‌هایی که به یک نقطه روی \hat{N} منتسب شده‌اند

• از G^{**} به \hat{G}

• یکی کردن راس‌هایی که به یک نقطه روی \hat{N} منتسب شده‌اند

$$\sum_{\{\hat{i}, \hat{j}\} \in E(\hat{G})} \hat{w}_{\hat{i}\hat{j}} (1 - \hat{\mathbf{v}}_{\hat{i}}^T \hat{\mathbf{v}}_{\hat{j}}) / 2$$

$$\sum_{\{i, j\} \in E(G^*)} (1 - (\mathbf{v}_i^{**})^T \mathbf{v}_j^{**}) / 2$$

• از G^{**} به \hat{G}

• یکی کردن راس‌هایی که به یک نقطه روی \hat{N} منتسب شده‌اند

$$\sum_{\{\hat{i}, \hat{j}\} \in E(\hat{G})} \hat{w}_{\hat{i}\hat{j}} (1 - \hat{\mathbf{v}}_{\hat{i}}^T \hat{\mathbf{v}}_{\hat{j}}) / 2$$

$$=$$

$$\sum_{\{i, j\} \in E(G^*)} (1 - (\mathbf{v}_i^{**})^T \mathbf{v}_j^{**}) / 2$$

- از G^* به G^{**} : گسسته‌سازی G^* با نقاط \hat{N}
- راس v_i^* تبدیل به v_i^{**} (نزدیک‌ترین نقطه از \hat{N})
- فاصله v_i^* و v_i^{**} حداکثر 2δ

- از G^* به G^{**} : گسسته‌سازی G^* با نقاط \hat{N}
- راس v_i^* تبدیل به v_i^{**} (نزدیک‌ترین نقطه از \hat{N})
- فاصله v_i^* و v_i^{**} حداکثر 2δ

$$\sum_{\{i,j\} \in E(G^*)} (1 - (\mathbf{v}_i^{**})^T \mathbf{v}_j^{**}) / 2$$

- از G^* به G^{**} : گسسته‌سازی G^* با نقاط \hat{N}
- راس v_i^* تبدیل به v_i^{**} (نزدیک‌ترین نقطه از \hat{N})
- فاصله v_i^* و v_i^{**} حداکثر 2δ

$$\sum_{\{i,j\} \in E(G^*)} (1 - (\mathbf{v}_i^{**})^T \mathbf{v}_j^{**}) / 2$$

$$v_i^{**T} v_j^{**} = (v_i^* + a_i)^T (v_j^* + a_j)$$

- از G^* به G^{**} : گسسته‌سازی G^* با نقاط \hat{N}
- راس v_i^* تبدیل به v_i^{**} (نزدیک‌ترین نقطه از \hat{N})
- فاصله v_i^* و v_i^{**} حداکثر 2δ

$$\sum_{\{i,j\} \in E(G^*)} (1 - (\mathbf{v}_i^{**})^T \mathbf{v}_j^{**}) / 2$$

$$\begin{aligned} v_i^{**T} v_j^{**} &= (v_i^* + a_i)^T (v_j^* + a_j) \\ &= v_i^{*T} v_j^* + v_i^{*T} a_j + a_i^T v_j^* + a_i^T a_j \end{aligned}$$

- از G^* به G^{**} : گسسته‌سازی G^* با نقاط \hat{N}
- راس v_i^* تبدیل به v_i^{**} (نزدیک‌ترین نقطه از \hat{N})
- فاصله v_i^* و v_i^{**} حداکثر 2δ

$$\sum_{\{i,j\} \in E(G^*)} (1 - (\mathbf{v}_i^{**})^T \mathbf{v}_j^{**}) / 2$$

$$\begin{aligned} v_i^{**T} v_j^{**} &= (v_i^* + a_i)^T (v_j^* + a_j) \\ &= v_i^{*T} v_j^* + v_i^{*T} a_j + a_i^T v_j^* + a_i^T a_j \\ &\leq v_i^{*T} v_j^* + 8\delta \end{aligned}$$

- از G^* به G^{**} : گسسته‌سازی G^* با نقاط \hat{N}
- راس v_i^* تبدیل به v_i^{**} (نزدیک‌ترین نقطه از \hat{N})
- فاصله v_i^* و v_i^{**} حداکثر 2δ

$$\sum_{\{i,j\} \in E(G^*)} (1 - (\mathbf{v}_i^{**})^T \mathbf{v}_j^{**}) / 2$$

$$\begin{aligned} v_i^{**T} v_j^{**} &= (v_i^* + a_i)^T (v_j^* + a_j) \\ &= v_i^{*T} v_j^* + v_i^{*T} a_j + a_i^T v_j^* + a_i^T a_j \\ &\leq v_i^{*T} v_j^* + 8\delta \end{aligned}$$

$$\geq \sum_{\{i,j\} \in E(G^*)} (1 - v_i^{*T} v_j^*) / 2 - 4\delta |E|$$



- از G به G^* :

- حذف یال‌های خراب ($|F| \leq 2\delta|E|$)

- تبدیل $\mathbf{v}_i^* := \Phi(\mathbf{v}_i)$

• از G به G^* :

• حذف یال‌های خراب ($|F| \leq 2\delta|E|$)

• تبدیل $\mathbf{v}_i^* := \Phi(\mathbf{v}_i)$

$$\sum_{\{i,j\} \in E(G^*)} (1 - \mathbf{v}_i^{*\top} \mathbf{v}_j^*)/2$$

• از G به G^* :

• حذف یال‌های خراب ($|F| \leq 2\delta|E|$)

• تبدیل $\mathbf{v}_i^* := \Phi(\mathbf{v}_i)$

$$\sum_{\{i,j\} \in E(G^*)} (1 - \mathbf{v}_i^{*\top} \mathbf{v}_j^*)/2$$

یال‌های غیر خراب،

$$\mathbf{v}_i^{*\top} \mathbf{v}_j^* \leq \mathbf{v}_i^\top \mathbf{v}_j + \delta$$

• از G به G^* :

• حذف یال‌های خراب ($|F| \leq 2\delta|E|$)

• تبدیل $\mathbf{v}_i^* := \Phi(\mathbf{v}_i)$

$$\sum_{\{i,j\} \in E(G^*)} (1 - \mathbf{v}_i^{*\top} \mathbf{v}_j^*)/2$$

یال‌های خراب

یال‌های غیر خراب،
 $\mathbf{v}_i^{*\top} \mathbf{v}_j^* \leq \mathbf{v}_i^\top \mathbf{v}_j + \delta$

• از G به G^* :

• حذف یال‌های خراب ($|F| \leq 2\delta|E|$)


• تبدیل $\mathbf{v}_i^* := \Phi(\mathbf{v}_i)$

$$\sum_{\{i,j\} \in E(G^*)} (1 - \mathbf{v}_i^{*\top} \mathbf{v}_j^*)/2$$


یال‌های خراب

یال‌های غیر خراب،
 $\mathbf{v}_i^{*\top} \mathbf{v}_j^* \leq \mathbf{v}_i^\top \mathbf{v}_j + \delta$

$$\geq \sum_{\{i,j\} \in E(G)} (1 - \mathbf{v}_i^\top \mathbf{v}_j)/2 - 2\delta|E| - \frac{\delta}{2}|E|$$



$$Opt(\hat{G}, \hat{w}) \geq \frac{SDP(\hat{G}, \hat{w})}{Gap}$$

$$SDP(\hat{G}, \hat{w}) \geq$$



$$Opt(\hat{G}, \hat{w}) \geq \frac{SDP(\hat{G}, \hat{w})}{Gap}$$


$$SDP(\hat{G}, \hat{w}) \geq \sum_{\{i, j\} \in E(\hat{G})} \hat{w}_{ij} (1 - \hat{\mathbf{v}}_i^T \hat{\mathbf{v}}_j) / 2$$




$$Opt(\hat{G}, \hat{w}) \geq \frac{SDP(\hat{G}, \hat{w})}{Gap}$$

$$SDP(\hat{G}, \hat{w}) \geq \sum_{\{\hat{i}, \hat{j}\} \in E(\hat{G})} \hat{w}_{\hat{i}\hat{j}} (1 - \hat{\mathbf{v}}_{\hat{i}}^T \hat{\mathbf{v}}_{\hat{j}}) / 2$$

$$\sum_{\{i, j\} \in E(G^*)} (1 - (\mathbf{v}_i^{**})^T \mathbf{v}_j^{**}) / 2$$



$$Opt(\hat{G}, \hat{w}) \geq \frac{SDP(\hat{G}, \hat{w})}{Gap}$$

$$\begin{aligned} SDP(\hat{G}, \hat{w}) &\geq \sum_{\{\hat{i}, \hat{j}\} \in E(\hat{G})} \hat{w}_{\hat{i}\hat{j}} (1 - \hat{\mathbf{v}}_{\hat{i}}^T \hat{\mathbf{v}}_{\hat{j}}) / 2 \\ &= \sum_{\{i, j\} \in E(G^*)} (1 - (\mathbf{v}_i^{**})^T \mathbf{v}_j^{**}) / 2 \end{aligned}$$




$$Opt(\hat{G}, \hat{w}) \geq \frac{SDP(\hat{G}, \hat{w})}{Gap}$$

$$\begin{aligned}
 SDP(\hat{G}, \hat{w}) &\geq \sum_{\{\hat{i}, \hat{j}\} \in E(\hat{G})} \hat{w}_{\hat{i}\hat{j}} (1 - \hat{\mathbf{v}}_{\hat{i}}^T \hat{\mathbf{v}}_{\hat{j}}) / 2 \\
 &= \sum_{\{i, j\} \in E(G^*)} (1 - (\mathbf{v}_i^{**})^T \mathbf{v}_j^{**}) / 2 \\
 &\geq \sum_{\{i, j\} \in E(G^*)} (1 - v_i^{*\top} v_j^*) / 2 - 4\delta |E|
 \end{aligned}$$




$$Opt(\hat{G}, \hat{w}) \geq \frac{SDP(\hat{G}, \hat{w})}{Gap}$$

$$\begin{aligned}
 SDP(\hat{G}, \hat{w}) &\geq \sum_{\{\hat{i}, \hat{j}\} \in E(\hat{G})} \hat{w}_{\hat{i}\hat{j}} (1 - \hat{\mathbf{v}}_{\hat{i}}^T \hat{\mathbf{v}}_{\hat{j}}) / 2 \\
 &= \sum_{\{i, j\} \in E(G^*)} (1 - (\mathbf{v}_i^{**})^T \mathbf{v}_j^{**}) / 2 \\
 &\geq \sum_{\{i, j\} \in E(G^*)} (1 - v_i^{*\top} v_j^*) / 2 - 4\delta |E| \\
 &\geq \sum_{\{i, j\} \in E(G)} (1 - v_i^\top v_j) / 2 - 2\delta |E| - \frac{\delta}{2} |E| - 4\delta |E|
 \end{aligned}$$



$$Opt(\hat{G}, \hat{w}) \geq \frac{SDP(\hat{G}, \hat{w})}{Gap}$$

$$\begin{aligned}
 SDP(\hat{G}, \hat{w}) &\geq \sum_{\{\hat{i}, \hat{j}\} \in E(\hat{G})} \hat{w}_{\hat{i}\hat{j}} (1 - \hat{\mathbf{v}}_{\hat{i}}^T \hat{\mathbf{v}}_{\hat{j}}) / 2 \\
 &= \sum_{\{i, j\} \in E(G^*)} (1 - (\mathbf{v}_i^{**})^T \mathbf{v}_j^{**}) / 2 \\
 &\geq \sum_{\{i, j\} \in E(G^*)} (1 - v_i^{*\top} v_j^*) / 2 - 4\delta |E| \\
 &\geq \sum_{\{i, j\} \in E(G)} (1 - v_i^\top v_j) / 2 - 2\delta |E| - \frac{\delta}{2} |E| - 4\delta |E| \\
 &= SDP(G) - O(\delta) |E|
 \end{aligned}$$



$$Opt(\hat{G}, \hat{w}) \geq \frac{SDP(\hat{G}, \hat{w})}{Gap}$$

$$\begin{aligned}
 SDP(\hat{G}, \hat{w}) &\geq \sum_{\{\hat{i}, \hat{j}\} \in E(\hat{G})} \hat{w}_{\hat{i}\hat{j}} (1 - \hat{\mathbf{v}}_{\hat{i}}^T \hat{\mathbf{v}}_{\hat{j}}) / 2 \\
 &= \sum_{\{i, j\} \in E(G^*)} (1 - (\mathbf{v}_i^{**})^T \mathbf{v}_j^{**}) / 2 \\
 &\geq \sum_{\{i, j\} \in E(G^*)} (1 - v_i^{*\top} v_j^*) / 2 - 4\delta |E| \\
 &\geq \sum_{\{i, j\} \in E(G)} (1 - v_i^\top v_j) / 2 - 2\delta |E| - \frac{\delta}{2} |E| - 4\delta |E| \\
 &= SDP(G) - O(\delta) |E| = SDP(G) - \epsilon |E|
 \end{aligned}$$

Instance:

A graph G and
an SDP optimum $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$

Miniature:

A weighted graph (\bar{G}, \bar{w}) and
feasible SDP solution $(\bar{\mathbf{v}}_1, \dots, \bar{\mathbf{v}}_n)$

brute
force

Optimal cut in (\bar{G}, \bar{w})

“unfolding”

A large cut in G

کوچک و

برش = برش G

شدنی برای \hat{G} و

تقریباً = جواب بهینه SDP

Instance:

A graph G and
an SDP optimum $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$

Miniature:

A weighted graph (\bar{G}, \bar{w}) and
feasible SDP solution $(\bar{\mathbf{v}}_1, \dots, \bar{\mathbf{v}}_n)$

brute
force

Optimal cut in (\bar{G}, \bar{w})

“unfolding”

A large cut in G

کوچک و

برش = برش G

شدنی برای \hat{G} و

تقریباً = جواب بهینه SDP

$$SDP(\hat{G}, \hat{w}) \geq SDP(G) - \epsilon |E|$$

Instance:

A graph G and
an SDP optimum $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$

Miniature:

A weighted graph (\bar{G}, \bar{w}) and
feasible SDP solution $(\bar{\mathbf{v}}_1, \dots, \bar{\mathbf{v}}_n)$

brute
force

Optimal cut in (\bar{G}, \bar{w})

“unfolding”

A large cut in G

کوچک و

برش = برش G

شدنی برای \hat{G} و

تقریباً = جواب بهینه SDP

$$\begin{aligned}SDP(\hat{G}, \hat{w}) &\geq SDP(G) - \epsilon |E| \\ &\geq SDP(G) - 2\epsilon \cdot SDP(G)\end{aligned}$$

Instance:

A graph G and
an SDP optimum $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$

Miniature:

A weighted graph (\bar{G}, \bar{w}) and
feasible SDP solution $(\bar{\mathbf{v}}_1, \dots, \bar{\mathbf{v}}_n)$

brute
force

Optimal cut in (\bar{G}, \bar{w})

“unfolding”

A large cut in G

کوچک و

برش = برش G

شدنی برای \hat{G} و

تقریباً = جواب بهینه SDP

$$\begin{aligned}SDP(\hat{G}, \hat{w}) &\geq SDP(G) - \epsilon |E| \\&\geq SDP(G) - 2\epsilon \cdot SDP(G) \\&\geq SDP(G)(1 - 2\epsilon)\end{aligned}$$

Instance:

A graph G and
an SDP optimum $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$

Miniature:

A weighted graph (\bar{G}, \bar{w}) and
feasible SDP solution $(\bar{\mathbf{v}}_1, \dots, \bar{\mathbf{v}}_n)$

brute
force

Optimal cut in (\bar{G}, \bar{w})

“unfolding”

A large cut in G

کوچک و

برش = برش G

شدنی برای \hat{G} و

تقریباً = جواب بهینه SDP

$$\begin{aligned}SDP(\hat{G}, \hat{w}) &\geq SDP(G) - \epsilon |E| \\&\geq SDP(G) - 2\epsilon \cdot SDP(G) \\&\geq SDP(G)(1 - 2\epsilon)\end{aligned}$$

$$1 - 2\epsilon \geq \frac{1}{1 + 3\epsilon}$$

Instance:

A graph G and
an SDP optimum $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$

Miniature:

A weighted graph (\bar{G}, \bar{w}) and
feasible SDP solution $(\bar{\mathbf{v}}_1, \dots, \bar{\mathbf{v}}_n)$

brute
force

Optimal cut in (\bar{G}, \bar{w})

“unfolding”

A large cut in G

کوچک و

برش = برش G

شدنی برای \hat{G} و

تقریباً = جواب بهینه SDP

$$\begin{aligned}SDP(\hat{G}, \hat{w}) &\geq SDP(G) - \epsilon |E| \\&\geq SDP(G) - 2\epsilon \cdot SDP(G) \\&\geq SDP(G)(1 - 2\epsilon) \\&\geq SDP(G)/(1 + 3\epsilon)\end{aligned}$$

$$1 - 2\epsilon \geq \frac{1}{1 + 3\epsilon}$$

Instance:

A graph G and
an SDP optimum $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$

Miniature:

A weighted graph (\bar{G}, \bar{w}) and
feasible SDP solution $(\bar{\mathbf{v}}_1, \dots, \bar{\mathbf{v}}_n)$

brute
force

Optimal cut in (\bar{G}, \bar{w})

“unfolding”

A large cut in G

کوچک و

برش = برش G

شدنی برای \hat{G} و

تقریباً = جواب بهینه SDP

$$\begin{aligned}SDP(\hat{G}, \hat{w}) &\geq SDP(G) - \epsilon |E| \\&\geq SDP(G) - 2\epsilon \cdot SDP(G) \\&\geq SDP(G)(1 - 2\epsilon) \\&\geq SDP(G)/(1 + 3\epsilon)\end{aligned}$$

$$1 - 2\epsilon \geq \frac{1}{1 + 3\epsilon}$$

$$\text{Gap} := \sup_{G, w} \frac{SDP(G, w)}{\text{Opt}(G, w)}$$

Instance:

A graph G and
an SDP optimum $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$

Miniature:

A weighted graph (\bar{G}, \bar{w}) and
feasible SDP solution $(\bar{\mathbf{v}}_1, \dots, \bar{\mathbf{v}}_n)$

brute
force

Optimal cut in (\bar{G}, \bar{w})

“unfolding”

A large cut in G

کوچک و

برش = برش G

شدنی برای \hat{G} و

تقریباً = جواب بهینه SDP

$$\begin{aligned}SDP(\hat{G}, \hat{w}) &\geq SDP(G) - \epsilon |E| \\&\geq SDP(G) - 2\epsilon \cdot SDP(G) \\&\geq SDP(G)(1 - 2\epsilon) \\&\geq SDP(G)/(1 + 3\epsilon)\end{aligned}$$

$$1 - 2\epsilon \geq \frac{1}{1 + 3\epsilon}$$

$$Gap \geq \frac{SDP(\hat{G}, \hat{w})}{Opt(\hat{G}, \hat{w})}$$

$$Gap := \sup_{G, w} \frac{SDP(G, w)}{Opt(G, w)}$$

Instance:

A graph G and
an SDP optimum $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$

Miniature:

A weighted graph (\bar{G}, \bar{w}) and
feasible SDP solution $(\bar{\mathbf{v}}_1, \dots, \bar{\mathbf{v}}_n)$

brute
force

Optimal cut in (\bar{G}, \bar{w})

“unfolding”

A large cut in G

کوچک و

برش = برش G

شدنی برای \hat{G} و

تقریباً = جواب بهینه SDP

$$Opt(\hat{G}, \hat{w}) \geq \frac{SDP(\hat{G}, \hat{w})}{Gap}$$

$$Gap \geq \frac{SDP(\hat{G}, \hat{w})}{Opt(\hat{G}, \hat{w})}$$

$$\begin{aligned} SDP(\hat{G}, \hat{w}) &\geq SDP(G) - \epsilon |E| \\ &\geq SDP(G) - 2\epsilon \cdot SDP(G) \\ &\geq SDP(G)(1 - 2\epsilon) \\ &\geq SDP(G)/(1 + 3\epsilon) \end{aligned}$$

$$1 - 2\epsilon \geq \frac{1}{1 + 3\epsilon}$$

$$Gap := \sup_{G, w} \frac{SDP(G, w)}{Opt(G, w)}$$

Instance:

A graph G and
an SDP optimum $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$

جواب ما \leq

$$\frac{OPT(G)}{(1 + 3\epsilon)Gap}$$

A large cut in G

“unfolding”

Miniature:

A weighted graph (\bar{G}, \bar{w}) and
feasible SDP solution $(\bar{\mathbf{v}}_1, \dots, \bar{\mathbf{v}}_n)$

brute
force

Optimal cut in (\bar{G}, \bar{w})

کوچک و

برش = برش G

شدنی برای \hat{G} و

تقریباً = جواب بهینه SDP

$$Opt(\hat{G}, \hat{w}) \geq \frac{SDP(\hat{G}, \hat{w})}{Gap}$$

$$Gap \geq \frac{SDP(\hat{G}, \hat{w})}{Opt(\hat{G}, \hat{w})}$$

$$\begin{aligned} SDP(\hat{G}, \hat{w}) &\geq SDP(G) - \epsilon |E| \\ &\geq SDP(G) - 2\epsilon \cdot SDP(G) \\ &\geq SDP(G)(1 - 2\epsilon) \\ &\geq SDP(G)/(1 + 3\epsilon) \end{aligned}$$

$$1 - 2\epsilon \geq \frac{1}{1 + 3\epsilon}$$

$$Gap := \sup_{G, w} \frac{SDP(G, w)}{Opt(G, w)}$$

Theorem. For every fixed $\varepsilon > 0$, and for every input graph G , the above rounding algorithm computes a cut of size at least

$$\frac{1}{(1 + \varepsilon)\text{Gap}} \cdot \text{Opt}(G),$$

in expected polynomial time.

روش ما روی گراف‌های وزن‌دار هم کار می‌کند

$$\text{SDP}(G, w) := \max \left\{ \sum_{\{i,j\} \in E} w_{ij} \frac{1 - \mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_j}{2} : \|\mathbf{v}_1\| = \dots = \|\mathbf{v}_n\| = 1 \right\}$$



مینیاتور برای

MAX-k-SAT (یا MAX-k-CSP)

The canonical semidefinite relaxation of a Boolean MAX- k -CSP[\mathcal{P}]

Vector variables: $\mathbf{e}, \mathbf{t}_1, \dots, \mathbf{t}_n$.

Scalar variables: $z_{\ell, \omega}$, $\ell = 1, 2, \dots, m$, $\omega \in \{\mathbf{F}, \mathbf{T}\}^k$.

$$\text{Maximize } \sum_{\ell=1}^m \sum_{\omega \in \{\mathbf{F}, \mathbf{T}\}^k: P_{\ell}(\omega)=\mathbf{T}} z_{\ell, \omega}$$

$$\text{subject to } \mathbf{e}^T \mathbf{e} = 1$$

$$\mathbf{t}_i^T (\mathbf{e} - \mathbf{t}_i) = 0 \quad 1 \leq i \leq n$$

$$z_{\ell, \omega} \geq 0 \quad 1 \leq \ell \leq m, \omega \in \{\mathbf{F}, \mathbf{T}\}^k$$

$$\sum_{\omega} z_{\ell, \omega} = 1 \quad 1 \leq \ell \leq m$$

$$\sum_{\omega: \omega_j = \mathbf{T}} z_{\ell, \omega} = \mathbf{e}^T \mathbf{t}_{i_{\ell j}} \quad 1 \leq \ell \leq m, 1 \leq j \leq k$$

$$\sum_{\omega: \omega_j = \omega_{j'} = \mathbf{T}} z_{\ell, \omega} = \mathbf{t}_{i_{\ell j}}^T \mathbf{t}_{i_{\ell j'}},$$

$$1 \leq \ell \leq m, 1 \leq j < j' \leq k.$$

13.3.3 Theorem. *For every fixed $\varepsilon > 0$, k , and a set \mathcal{P} of k -ary predicates over the domain $D = \{\mathbf{F}, \mathbf{T}\}$, there is a randomized algorithm that, for every input instance φ of MAX- k -CSP[\mathcal{P}], computes an assignment satisfying at least*

$$\frac{1}{(1 + \varepsilon)\text{Gap}_{\mathcal{P}}} \cdot \text{Opt}(\varphi)$$

of the clauses of φ , in expected polynomial time.

الگوریتم

- ورودی ϕ و

$$\mathbf{s} = (\mathbf{e}, \mathbf{t}_1, \dots, \mathbf{t}_n; z_{\ell, \omega} : \ell = 1, \dots, m, \omega \in \{F, T\}^k)$$

- مرحله ۱: نشان دادن و حذف خراب‌ها

$$\mathbf{t}_i^* := \Phi(\mathbf{t}_i) \quad \mathbf{e}^* := \Phi(\mathbf{e})$$

- می‌گوییم C_l خراب شده اگر $e^T t_i$ یا $t_i^T t_j$ برای متغیرهای در C_l بیش از δ تغییر کرده

- تکرار می‌کنیم تا تعداد خوبی خراب نشده باشد

- مرحله ۲: گسسته‌سازی (G^{**})

- جایگزینی با یکی از نقاط درون کره واحد

الگوریتم

- ورودی ϕ و

$$s = (\mathbf{e}, \mathbf{t}_1, \dots, \mathbf{t}_n; z_{\ell, \omega} : \ell = 1, \dots, m, \omega \in \{F, T\}^k)$$

- مرحله ۱: نشان دادن و حذف خراب‌ها
- مرحله ۲: گسسته‌سازی (G^{**})
- مرحله ۳: تا زدن
- ساختن $(\hat{\varphi}, \hat{w})$
- مرحله ۴: جواب بهینه $(\hat{\varphi}, \hat{w})$
- مرحله ۵: باز کردن جواب روی مسئله اصلی



تحليل



آیا همان تحلیل الگوریتم برش بیشینه کار می کند؟

کار نمی‌کند!

$$\begin{aligned}
 \text{SDP}(\hat{G}, \hat{w}) &\geq \sum_{\{\hat{i}, \hat{j}\} \in E(\hat{G})} \hat{w}_{\hat{i}\hat{j}} (1 - \hat{\mathbf{v}}_{\hat{i}}^T \hat{\mathbf{v}}_{\hat{j}}) / 2 \\
 &= \sum_{\{i, j\} \in E(G^*)} (1 - (\mathbf{v}_i^{**})^T \mathbf{v}_j^{**}) / 2 \\
 &\geq \sum_{\{i, j\} \in E(G^*)} (1 - v_i^{*\top} v_j^*) / 2 - 3\delta |E| \\
 &\geq \sum_{\{i, j\} \in E(G)} (1 - v_i^\top v_j) / 2 - 2\delta |E| - \frac{\delta}{2} |E| - 3\delta |E| \\
 &= \text{SDP}(G) - O(\delta) |E| = \text{SDP}(G) - \epsilon |E|
 \end{aligned}$$

Instance:

A graph G and
an SDP optimum $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$

جواب ما \leq

$$\frac{OPT(G)}{(1 + 3\epsilon)Gap}$$

A large cut in G

“unfolding”

Miniature:

A weighted graph (\bar{G}, \bar{w}) and
feasible SDP solution $(\bar{\mathbf{v}}_1, \dots, \bar{\mathbf{v}}_n)$

brute
force

Optimal cut in (\bar{G}, \bar{w})

کوچک و

برش = برش G

شدنی برای \hat{G} و

تقریباً = جواب بهینه SDP

$$Opt(\hat{G}, \hat{w}) \geq \frac{SDP(\hat{G}, \hat{w})}{Gap}$$

$$Gap \geq \frac{SDP(\hat{G}, \hat{w})}{Opt(\hat{G}, \hat{w})}$$

$$\begin{aligned} SDP(\hat{G}, \hat{w}) &\geq SDP(G) - \epsilon |E| \\ &\geq SDP(G) - 2\epsilon \cdot SDP(G) \\ &\geq SDP(G)(1 - 2\epsilon) \\ &\geq SDP(G)/(1 + 3\epsilon) \end{aligned}$$

$$1 - 2\epsilon \leq \frac{1}{1 + 3\epsilon}$$

$$Gap := \sup_{G, w} \frac{SDP(G, w)}{Opt(G, w)}$$

The canonical semidefinite relaxation of a Boolean MAX- k -CSP[\mathcal{P}]

Vector variables: $\mathbf{e}, \mathbf{t}_1, \dots, \mathbf{t}_n$.

Scalar variables: $z_{\ell, \omega}$, $\ell = 1, 2, \dots, m$, $\omega \in \{F, T\}^k$.

$$\text{Maximize } \sum_{\ell=1}^m \sum_{\omega \in \{F, T\}^k: P_{\ell}(\omega)=T} z_{\ell, \omega}$$

$$\text{subject to } \mathbf{e}^T \mathbf{e} = 1$$

$$\text{et-constraints } \mathbf{t}_i^T (\mathbf{e} - \mathbf{t}_i) = 0 \quad 1 \leq i \leq n$$

$$\text{nonnegativity constraints } z_{\ell, \omega} \geq 0 \quad 1 \leq \ell \leq m, \omega \in \{F, T\}^k$$

$$z\text{-sum constraints } \sum_{\omega} z_{\ell, \omega} = 1 \quad 1 \leq \ell \leq m$$

$$\sum_{\omega: \omega_j=T} z_{\ell, \omega} = \mathbf{e}^T \mathbf{t}_{i_{\ell j}} \quad 1 \leq \ell \leq m, 1 \leq j \leq k$$

$$\sum_{\omega: \omega_j=\omega_{j'}=T} z_{\ell, \omega} = \mathbf{t}_{i_{\ell j}}^T \mathbf{t}_{i_{\ell j'}}$$

$$\text{etz-constraints } 1 \leq \ell \leq m, 1 \leq j < j' \leq k.$$

$$\tilde{\mathbf{s}} = (\tilde{\mathbf{e}}, \tilde{\mathbf{t}}_1, \dots, \tilde{\mathbf{t}}_n; \tilde{z}_{\ell, \omega} : \ell = 1, \dots, m, \omega \in \{F, T\}^k)$$

et-constraints

nonnegativity constraints

etz-constraints

z-sum constraints

با خطای حداکثر δ

دقیق

Proposition (Fixing an almost-feasible solution). *For every $\varepsilon > 0$ (and every k) there exists $\delta > 0$ with the following property. Let $\tilde{\mathbf{s}}$ be a δ -almost feasible solution of the canonical semidefinite relaxation for an input instance (φ, w) , and let M be the value of the objective function for $\tilde{\mathbf{s}}$. Then there is a feasible solution with value at least $M - \varepsilon W$, where W is the total weight of the clauses of φ .*

نتیجه این :

$$SDP(\hat{\phi}, \hat{w}) \geq M - \varepsilon W$$

$$M \geq O(1)W$$

کار نمی‌کند!

$$\begin{aligned}
 \text{SDP}(\hat{G}, \hat{w}) &\geq \sum_{\{\hat{i}, \hat{j}\} \in E(\hat{G})} \hat{w}_{\hat{i}\hat{j}} (1 - \hat{\mathbf{v}}_{\hat{i}}^T \hat{\mathbf{v}}_{\hat{j}}) / 2 \\
 &= \sum_{\{i, j\} \in E(G^*)} (1 - (\mathbf{v}_i^{**})^T \mathbf{v}_j^{**}) / 2 \\
 &\geq \sum_{\{i, j\} \in E(G^*)} (1 - v_i^{*\top} v_j^*) / 2 - 3\delta |E| \\
 &\geq \sum_{\{i, j\} \in E(G)} (1 - v_i^\top v_j) / 2 - 2\delta |E| - \frac{\delta}{2} |E| - 3\delta |E| \\
 &= \text{SDP}(G) - O(\delta) |E| = \text{SDP}(G) - \epsilon |E|
 \end{aligned}$$

Instance:

A graph G and
an SDP optimum $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$

جواب ما \leq

$$\frac{OPT(G)}{(1 + 3\epsilon)Gap}$$

A large cut in G

“unfolding”

Miniature:

A weighted graph (\bar{G}, \bar{w}) and
feasible SDP solution $(\bar{\mathbf{v}}_1, \dots, \bar{\mathbf{v}}_n)$

brute
force

Optimal cut in (\bar{G}, \bar{w})

کوچک و

برش = برش G

شدنی برای \hat{G} و

تقریبا = جواب بهینه SDP

$$Opt(\hat{G}, \hat{w}) \geq \frac{SDP(\hat{G}, \hat{w})}{Gap}$$

$$Gap \geq \frac{SDP(\hat{G}, \hat{w})}{Opt(\hat{G}, \hat{w})}$$

$$\begin{aligned} SDP(\hat{G}, \hat{w}) &\geq SDP(G) - \epsilon |E| \\ &\geq SDP(G) - 2\epsilon \cdot SDP(G) \\ &\geq SDP(G)(1 - 2\epsilon) \\ &\geq SDP(G)/(1 + 3\epsilon) \end{aligned}$$

$$1 - 2\epsilon \leq \frac{1}{1 + 3\epsilon}$$

$$Gap := \sup_{G, w} \frac{SDP(G, w)}{Opt(G, w)}$$



اثبات

Proposition (Fixing an almost-feasible solution). *For every $\varepsilon > 0$ (and every k) there exists $\delta > 0$ with the following property. Let \tilde{s} be a δ -almost feasible solution of the canonical semidefinite relaxation for an input instance (φ, w) , and let M be the value of the objective function for \tilde{s} . Then there is a feasible solution with value at least $M - \varepsilon W$, where W is the total weight of the clauses of φ .*

$$\tilde{\mathbf{s}} = (\tilde{\mathbf{e}}, \tilde{\mathbf{t}}_1, \dots, \tilde{\mathbf{t}}_n; \tilde{z}_{\ell, \omega} : \ell = 1, \dots, m, \omega \in \{F, T\}^k)$$

et-constraints

nonnegativity constraints

etz-constraints

z-sum constraints

با خطای حداکثر δ

دقیق

$$\mathbf{e}' := \tilde{\mathbf{e}} / \|\tilde{\mathbf{e}}\|$$

$$\|\tilde{\mathbf{t}}_i - \mathbf{t}'_i\| = O(\delta) \quad (\mathbf{t}'_i)^T (\mathbf{e}' - \mathbf{t}'_i) = 0$$

$$|z'_{\ell, \omega} - \tilde{z}_{\ell, \omega}| = O(\delta) \quad \mathbf{s}' := (\mathbf{e}', \mathbf{t}'_1, \dots, \mathbf{t}'_n; z'_{\ell, \omega})$$

تغییر \mathbf{s} به \mathbf{s}' و اصلاح z' ها

اصلاح et-قیود

- تبدیل به فضای v_i ها

$$\tilde{\mathbf{v}}_i := 2\tilde{\mathbf{t}}_i - \mathbf{e}'$$

$$\mathbf{v}'_i := \tilde{\mathbf{v}}_i / \|\tilde{\mathbf{v}}_i\|$$

$$\mathbf{t}'_i := \frac{1}{2}(\mathbf{e}' + \mathbf{v}'_i)$$

$$\begin{aligned}\|\tilde{\mathbf{t}}_i - \mathbf{t}'_i\| &= \frac{1}{2}\|\tilde{\mathbf{v}}_i - \mathbf{v}'_i\| = \frac{1}{2}\left\|\tilde{\mathbf{v}}_i - \frac{\tilde{\mathbf{v}}_i}{\|\tilde{\mathbf{v}}_i\|}\right\| \\ &= \frac{1}{2}\|\tilde{\mathbf{v}}_i\| \left(1 - \frac{1}{\|\tilde{\mathbf{v}}_i\|}\right)\end{aligned}$$

$$\|\tilde{\mathbf{v}}_i\|^2 = \|2\tilde{\mathbf{t}}_i - \mathbf{e}'\|^2 = 1 - 4(\mathbf{e}' - \tilde{\mathbf{t}}_i)^T \tilde{\mathbf{t}}_i = 1 + O(\delta)$$

$$= \frac{1}{2}(1 + O(\delta)) \left(1 - \frac{1}{1 + O(\delta)}\right) = O(\delta)$$

اصلاح etz- قیود

- تبدیل به فضای v_i ها

$$\tilde{\mathbf{v}}_i := 2\tilde{\mathbf{t}}_i - \mathbf{e}'$$

$$\mathbf{v}'_i := \tilde{\mathbf{v}}_i / \|\tilde{\mathbf{v}}_i\|$$

$$\mathbf{t}'_i := \frac{1}{2}(\mathbf{e}' + \mathbf{v}'_i)$$

پایان