

## تحقیق در عملیات ۱

محمدهادی فروغمنداعرابی یاییز ۱۳۹۹

# برنامهریزی صحیح: تطابق وزندار کامل در گراف دوبخشی

جلسه چهارم

نگارنده: سنا نادعلی

#### ۱ مروری بر مباحث گذشته

تاکنون با برنامهریزی خطی آشنا شدهایم. دریافتیم که برنامهای به صورت زیر یک برنامهریزی خطی است:

کمینه کن/بیشینه کن 
$$c^T x$$
 که که 
$$Ax \leq b$$

به طور کلی یک برنامهریزی خطی از تعدادی متغیر حقیقی مقدار، تعدادی قید خطی و یک تابع هدف تشکیل شدهاست. هدف مقداردهی متغیرها به گونهای است که قیود برقرار باشند و تابع هدف بیشینه یا کمینه شود.

#### ۲ برش رولهای کاغذ

یک کارخانه تولید کاغذ، رولهای کاغذ با عرض استاندارد ۳ متر تولید می کند. اما مشتریان میخواهند رولهای کاغذ با عرض کوتاهتر خریداری کنند و کارخانه مجبور است این نوع رولها را از رولهای ۳متری برش دهد. سفارشی شامل ۹۷ رول کاغذ با عرض ۱۳۵ سانتیمتر، ۴۵ رول کاغذ با عرض ۱۰۸ سانتیمتر را در نظر بگیرید. حداقل چند رول کاغذ با عرض ۴۲ سانتیمتر را در نظر بگیرید. حداقل چند رول کاغذ ۳متری لازم است برای این سفارش برش دادهشود. این رولها باید چگونه برش دادهشوند؟

حال سعی میکنیم برنامهریزی خطی ارائه دهیم که این مسئله را حل کند. ابتدا تمام حالتهایی را مشخص میکنیم که میتوان یک رول کاغذ ۳متری را، به رولهای کاغذ با عرضهای ۱۳۵ سانتیمتر، ۱۰۸ سانتیمتر، ۹۷ سانتیمتر یا ۴۲ سانتیمتری برش داد. حال کافیست بدانیم چند



رول کاغذ را لازم است به هر یک از این روشها برش داد به طوری که از رولهای حاصل بتوان سفارش مورد نظر را آماده کرد. در زیر تمام این حالتها آمدهاست. دقت داشتهباشید که کافیست تمام حالاتی را بررسی کنیم که کمتر از ۴۲ سانتی متر از رول کاغذ ۳متری تلف می شود:

$$P_1: Y \times 1YD$$

$$P_{\mathsf{Y}}: \mathsf{NYA} + \mathsf{N} \circ \mathsf{A} + \mathsf{YY}$$

$$P_{\mathbf{r}}: \mathbf{170} + \mathbf{97} + \mathbf{57}$$

$$P_{\mathbf{f}}$$
 1  $\mathbf{f}$   $\Delta$  +  $\mathbf{f}$   $\times$   $\mathbf{f}$   $\mathbf{f}$ 

$$P_{\delta}: \Upsilon \times \Upsilon \wedge \Lambda + \Upsilon \times \Upsilon$$

$$P_{\mathcal{F}}: \mathsf{N} \circ \mathsf{A} + \mathsf{Y} \times \mathsf{A} \mathsf{Y}$$

$$P_{\mathsf{V}}: \mathsf{N} \circ \mathsf{A} + \mathsf{A} \mathsf{Y} + \mathsf{Y} \times \mathsf{Y} \mathsf{Y}$$

$$P_{\Lambda}: 1 \circ \Lambda + \Upsilon \times \Upsilon \Upsilon$$

$$P_{
m 9}: 
m Y imes 
m 9 
m Y$$

$$P_{1\circ}: \mathsf{Y} \times \mathsf{A}\mathsf{Y} + \mathsf{Y} \times \mathsf{Y}\mathsf{Y}$$

$$P_{11}: \mathbf{97} + \mathbf{F} \times \mathbf{F7}$$

$$P_{YY}: V \times YY$$

 $i=\circ,...,$  ۱۲ را تعداد رولهای کاغذ ۳متری که به روش  $P_i$  برش داده می شوند تعریف می کنیم. به وضوح برای  $x_i$  ،  $i=\circ,...,$  ۱۲ متری که به روش  $x_i$  برش داده می شوند تعریف می کنیم. به وضوح برای ۳ متری که به روش داده می شوند تعریف می کنیم. به وضوح برای ۳ متری که به روش داده می شوند تعریف می کنیم. به وضوح برای ۳ متری که به روش داده می شوند تعریف می کنیم. به وضوح برای ۳ متری که به روش داده می کنیم. به وضوح برای ۳ متری که به روش داده می کنیم. به وضوح برای ۳ متری که به روش داده می کنیم. به وضوح برای ۳ متری که به روش داده می کنیم. به وضوح برای ۳ متری که به روش داده می کنیم. به وضوح برای ۳ متری که به روش داده می کنیم. به وضوح برای ۳ متری که به روش داده می کنیم. به وضوح برای ۳ متری که به روش داده می کنیم. به وضوح برای ۳ متری که به روش داده می کنیم.

هر رول کاغذ mمتری که به روش  $p_1$  برش داده می شود دو رول ۱۳۵ سانتی متری ساخته می شود. بنابراین  $m_1$  رول کاغذ ۱۳۵ سانتی متری از روش  $m_1$  حاصل می شود. به همین ترتیب می توان تعداد کل رول های کاغذ ۱۳۵ سانتی متری را از رابطه زیر محاسبه کرد:

 $\mathbf{Y} \times x_1 + \mathbf{Y} \times x_1 + \mathbf{Y} \times x_2 + \mathbf{Y} \times x_3 + \cdots \times x_4 + \cdots \times x_5 + \cdots \times x_7 + \cdots$ 

که ضریب هر یک از  $x_i$ ها مشخص میکند برش دادن یک رول  $x_i$ متری به روش  $p_i$  چند رول ۱۳۵ سانتی متری تولید میکند. برای این که بتوانیم سفارش را برآورده کنیم این مقدار باید حداقل برابر ۹۷ باشد. بنابراین جواب برنامه ریزی خطی باید در قیود زیر صدق کند:

$$\begin{aligned} \mathbf{Y}x_1 + x_{\mathbf{Y}} + x_{\mathbf{Y}} + x_{\mathbf{Y}} &\geq \mathbf{q} \mathbf{V} \\ x_{\mathbf{Y}} + \mathbf{Y}x_{\mathbf{\Delta}} + x_{\mathbf{F}} + x_{\mathbf{V}} + x_{\mathbf{A}} &\geq \mathbf{F} \mathbf{V} \circ \\ x_{\mathbf{Y}} + \mathbf{Y}x_{\mathbf{F}} + x_{\mathbf{V}} + \mathbf{Y}x_{\mathbf{q}} + \mathbf{Y}x_{\mathbf{1}\circ} + x_{\mathbf{1}\mathbf{1}} &\geq \mathbf{Y} \mathbf{q} \mathbf{\Delta} \\ x_{\mathbf{Y}} + x_{\mathbf{Y}} + \mathbf{Y}x_{\mathbf{F}} + \mathbf{Y}x_{\mathbf{\Delta}} + \mathbf{Y}x_{\mathbf{V}} + \mathbf{Y}x_{\mathbf{A}} + \mathbf{Y}x_{\mathbf{1}\circ} + \mathbf{Y}x_{\mathbf{1}\mathbf{1}} &\geq \mathbf{Y} \mathbf{1}\mathbf{1} \\ x_{i} &\geq \circ, \quad i = \circ, ..., \mathbf{1Y} \end{aligned}$$

برای تکمیل برنامهریزی خطی کافیست تابع هدف را نیز مشخص کنیم. میخواهیم تعداد کل رولهای کاغذ  $\Upsilon$ متری کمینه شود. تعداد این رولها برابر است با  $\sum_{i=1}^{1} \chi_i$ . بنابراین کافیست برنامهریزی خطی زیر را حل کنیم:

اگر برنامهریزی خطی فوق را حل کنیم، نتیجه می شود  $x_1 = 4 \wedge 0$ . یعنی باید نصف یک رول کاغذ  $x_1 = 4 \wedge 0$  برش دهیم! این کار تقریباً بی معنی ست. در واقع چیزی که لازم بود در نظر بگیریم شرط صحیح بودن متغیرها بود. اما چنین شرطی را نمی توانستیم در برنامهریزی خطی



بگنجانیم. به نظر میرسد به نوع دیگری از برنامهریزی نیاز داریم که بسیار مشابه برنامهریزی خطیست اما متغیرهای آن تنها مقادیر صحیح اتخاذ میکنند. در ادامه به تفصیل به این موضوع میپردازیم.

#### ۳ برنامهریزی صحیح

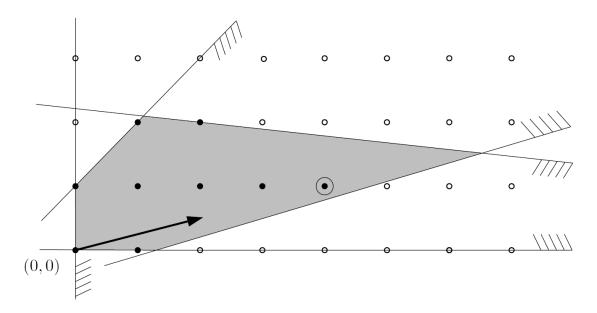
تاكنون دريافتيم كه برنامهريزي كه به شكل زير قابل نوشتن است يك برنامهريزي خطى است:

بیشینه کن 
$$c^T x$$
 
$$Ax \leq b$$

در مسئله برش رولهای کاغذ دیدیم که به نوعی از برنامهریزی نیاز داریم که تابع هدف و قیود آن خطی باشد اما متغیرهای آن تنها بتوانند مقادیر صحیح اتخاذ کنند. به این نوع از برنامهریزیها، برنامهریزی صحیح امیگویند. در واقع برنامه ریزی که به فرم زیر قابل نوشتن باشد برنامهریزی صحیح نامیده می شود:

بیشینه کن 
$$c^T x$$
 
$$Ax \leq b$$
 
$$x \in \mathbb{Z}^n$$

مجموعه جوابهای شدنی یک برنامهریزی صحیح دیگر یک چندوجهی محدب نیست. بلکه تنها نقاط با مختصات صحیح را شامل می شود. در شکل زیر شمایی از یک برنامهریزی صحیح در دو بعد آورده شده است. نقاط توپر مجموعه جوابهای شدنی چنین برنامه ریزی هستند.



متأسفانه حل برنامهریزی صحیح از حل برنامهریزی خطی سخت تر است. گزاره زیر این موضوع را روشن تر میکند.

گزاره ۱. برنامه ریزی صحیح یک مسئله NP-Hard است.

اثبات. در ادامه، تنها ایده اثبات این گزاره را بیان میکنیم. به این منظور مسئله SAT را به برنامهریزی صحیح کاهش میدهیم. در واقع نشان میدهیم هر نمونه از مسئله SAT به یک برنامهریزی صحیح تبدیل میشود. در این صورت اگر مسئله برنامهریزی صحیح حل شود، مسئله SAT نیز حل شده است. از طرفی میدانیم مسئله SAT یک مسئله NP-Hard بی بس برنامهریزی صحیح یک مسئله NP-Hard خواهدبود.

$$f = (x_1 \lor x_7 \lor x_7) \land (x_7 \lor \neg x_7)$$

 $<sup>^{1}</sup>$ Integer Programming



True مسئله SAT به این سوال پاسخ می دهد که برای یک فرمول داده شده آیا می توان متغیرها را به گونه ای مقدار دهی کرد که مقدار این فرمول داده شده f ارضایذیر است یا خیر.

بیشینه کن 
$$y_1$$
 بیشینه ک $y_1+y_7+y_7\geq 1$  که  $y_7+(1-y_7)\geq 1$   $y_i\geq \circ,\quad i=1,7,7,7$   $y_i\leq 1,\quad i=1,7,7,7$   $y_i\in \mathbb{Z},\quad i=1,7,7,7$ 

کافیست برنامهریزی صحیح فوق جواب شدنی داشتهباشد. به همین دلیل اهمیت چندانی ندارد که تابع هدف آن را چه انتخاب کنیم. این ایده را میتوان به هر فرمول دلخواه تعمیم داد.

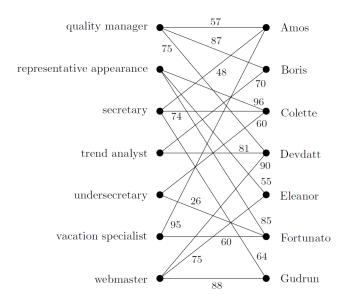
سؤال. برنامه ریزی صحیحی بنویسید که با کمک آن بتوان مسئله SAT را به ازای ورودی زیر حل کرد.

$$f' = (x_1 \vee \neg x_7) \wedge (\neg x_1 \vee x_7 \vee x_7) \wedge \neg x_1$$

#### ۴ زمانی که برنامهریزی خطی کافیست!

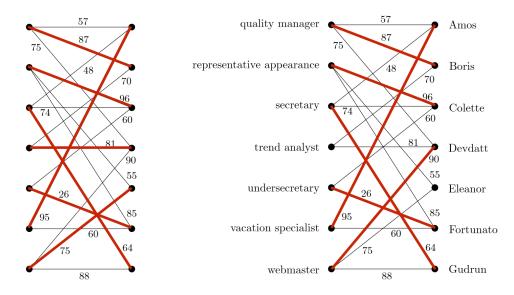
#### ۱.۴ تطابق کامل با وزن بیشینه در گراف دوبخشی

یک شرکت مشاوره به دنبال استخدام هفت نفر برای هفت موقعیت شغلی در شرکت است. به این منظور پرسشنامهای طراحی شده و از افراد خواسته شده تا این پرسشنامه را پر کنند. با توجه به پاسخهای افراد به هر نفر در هر یک از شغلهایی که مایل است در آنها کار کند نمرهای از و تا ۱۰۰ داده می شود. این اطلاعات به طور خلاصه در گراف زیر آمدهاند. حال می خواهیم به هر فرد دقیقاً یک شغل نسبت دهیم به طوری که مجموع امتیازات افراد در شغل شان بیشینه شود. به عبارت دیگر می خواهیم در گراف دوبخشی زیر تطابق کامل با بیشترین وزن را در صورت وجود پیدا کنیم.





اولین استراتژی برای حل این مسئله میتواند این باشد که به افراد، به ترتیب، شغلی که در آن بهترین عملکرد را دارند نسبت دهیم. همانطور که در شکل سمت چپ شکل سمت راست میبینید این روش به پیدا کردن یک تطابق کامل نمیانجامد، در صورتی که این گراف تطابق کامل دارد که در شکل سمت چپ نشان داده شده است.



در ادامه به دنبال نوشتن برنامهریزی صحیحی هستیم که این مسئله را حل کند.

فرض میکنیم گراف G=(V,E) یک گراف دوبخشی وزندار با تابع وزن  $w:E\to\mathbb{R}$  باشد. برای هر G=(V,E) متغیری ست که نشان می دهد e در تطابق ظاهر می شود یا نه. در واقع  $x_e$  تنها یکی از دو مقدار e یا ۱ را می تواند اتخاذ کند e و در تطابق ظاهر می شود، اگر و تنها اگر  $x_e$  تنها یکی از دو مقدار  $x_e$  یا باشد. برای این که مطمئن شویم یک تطابق داریم، باید بررسی کنیم که هیچ رأسی روی دو یال از تطابق نباشد. بنابر این قید زیر را به قیودمان اضافه می کنیم:

$$\sum_{e \in E: \ v \in e} x_e = 1, \quad v \in V$$

هدفمان بیشینه کردن وزن تطابق است. یعنی میخواهیم عبارت  $\sum_{e \in E} w_e x_e$  را بیشینه کنیم. بنابراین برنامهریزی صحیح نهایی به این صورت خواهدبود:

بیشینه کن 
$$\sum_{e\in E}w_ex_e$$
 که  $\sum_{e\in E:\;v\in e}x_e=\mathtt{I},\quad v\in V$   $x_e\in \{\mathtt{o},\mathtt{I}\},\quad e\in E$ 

در برنامه ریزی صحیح فوق، شرط  $\{e, 1\}$  را با شرط ضعیف تر  $x_e \leq x_e \leq 1$  جایگزین میکنیم. به این کار آرام سازی  $x_e \in \{e, 1\}$  و به برنامه ریزی خطی که حاصل می شود برنامه خطی آرام سازی شده ۳ گفته می شود.

بیشینه کن 
$$\sum_{e\in E}w_ex_e$$
 که  $\sum_{e\in E:\ v\in e}x_e=\mathtt{I},\quad v\in V$   $\mathtt{v}\leq x_e\leq\mathtt{I},\quad e\in E$ 

قضیه زیر به عبارتی بیان می کند حل برنامهریزی خطی آرامسازی شده کافیست.

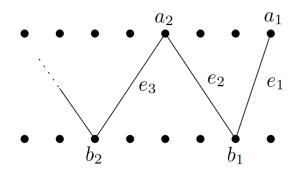
قضیه ۲. فرض میکنیم گراف G=(V,E) یک گراف دوبخشی وزندار با تابع وزن  $w:E o \mathbb{R}$  باشد. در این صورت اگر برنامه ریزی خطی آرام سازی شده جواب شدنی داشته باشد، حداقل یک جواب بهینه صحیح نیز دارد.

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup>relaxation

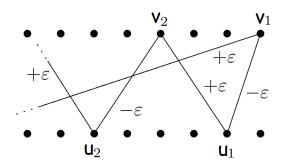
 $<sup>^3\</sup>mathrm{LP}$  relaxation



اثبات. در ابتدا دقت کنید که فضای جواب برنامهریزی خطی آرام سازی شده، کران دار است (چرا؟) بنابراین اگر این برنامهریزی جواب شدنی داشته باشد، جواب بهینه نیز دارد. جواب بهینه ای از برنامهریزی خطی آرام سازی شده در نظر بگیرید که تعداد متغیرهای آن که مقادیر صحیح گرفته اند بیشینه باشد. این جواب را x مینامیم. اگر همه مؤلفه های x صحیح باشند قضیه اثبات می شود. پس فرض کنید حداقل یک مؤلفه مقدار ناصحیح گرفته باشد. یعنی یالی مانند x وجود دارد که x ناصحیح باشد:



یکی از دو سر این یال مانند  $b_1$  را در نظر بگیرید. با توجه به قیود برنامه ریزی آرام سازی شده، جمع مقادیر متغیرهای نظیر یال هایی که از این رأس می گذرند برابر با ۱ است. پس یال دیگری مانند  $v_1$  از  $v_2$  می انند  $v_3$  از و بنامید. این استدلال برای می گذرند برابر با ۱ است. پس یال دیگری مانند  $v_1$  از به همین ترتیب ادامه دهیم، در نهایت به رأسی می رسیم که پیش از این به آن برخورد کرده ایم. بنابراین موری مانند  $v_1$  بیدا خواهیم کرد که متغیرهای نظیر همه یالهای آن مقادیر ناصحیح دارند. دقت داشته باشید لزومی ندارد دو  $v_1$  از یال  $v_3$  بگذرد.



 $ilde{x}$ یک و دلخواه در نظر میگیریم. به متغیرهای نظیر یالهای این دور یکیدرمیان مقادیر  $+\epsilon$  و  $-\epsilon$  اضافه میکنیم و این مقداردهی جدید را  $w(x^*)$  مینامیم. دقت داریم از آنجایی که گراف دوبخشی است دور فرد ندارد پس این کار ممکن است. منظور از  $w(x^*)$  و  $w(x^*)$  حاصل تابع هدف برای این مقداردهی هاست. بنابراین میتوان نوشت:

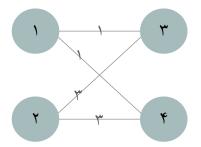
$$w(\tilde{x}) = \sum_{e \in E} w_e \tilde{x}_e = \sum_{e \in E} w_e x_e^* + \epsilon \sum_{i=1}^{\operatorname{Y}k} (-1)^i w_{e_i} = w(x^*) + \Delta \epsilon$$

اگر  $\circ < \Delta$  باشد، می توان  $\epsilon$  را مقداری مثبت و به اندازه کافی کوچک قرار داد به طوریکه حاصل  $\epsilon$  مثبت شود که با بهینه بودن  $\epsilon$  تناقض دارد. همچنین اگر  $\epsilon < \epsilon$  باشد، می توان  $\epsilon$  را مقداری منفی و به اندازه کافی کوچک (از نظر قدر مطلق) قرار داد به طوریکه حاصل  $\epsilon$  مثبت شود که باز بهینه بودن  $\epsilon$  باشد اما می توان  $\epsilon$  است. حال می توان  $\epsilon$  را به گونه ای انتخاب کرد که تعداد متغیرهای ناصحیح  $\epsilon$  از  $\epsilon$  بیشتر باشد اما همچنان در قیود مسئله صدق کند که این نیز با فرض تناقض دارد. پس همه مؤلفه های  $\epsilon$  صحیح بوده است.

اثبات فوق در واقع الگوریتمی برای پیدا کردن جوابهای برنامهریزی صحیح از روی جوابهای برنامهریزی خطی به ما میدهد.



سؤال. یک جواب بهینه غیرصحیح برای برنامه ریزی خطی ای پیدا کنید که مسئله تطابق کامل با وزن بیشینه را در گراف زیر حل میکند. همچنین استدلال کنید چرا این جواب بهینه است.



### ۵ ارجاع و منابع

برای مطالعه بیشتر میتوانید به [GM07] مراجعه نمایید.

#### مراجع

[GM07] Bernd Gärtner and Jiří Matoušek. Understanding and using linear programming. Springer, 2007.