

## مساله درخت فراگیر ماکس + سام معکوس تحت فاصله همینگ وزن دار نوع جمعی با اصلاح بردار وزن

بهاره آزاد همپا<sup>۱</sup>، فهیمه باروقی<sup>۲\*</sup>

۱- دانش آموخته کارشناسی ارشد، دانشگاه صنعتی سهند، گروه ریاضی کاربردی، تبریز، ایران

۲- دانشیار، دانشگاه صنعتی سهند، گروه ریاضی کاربردی، تبریز، ایران

رسید مقاله: ۲۰ خرداد ۱۴۰۰

پذیرش مقاله: ۲۶ دی ۱۴۰۰

### چکیده

مساله درخت فراگیر ماکس + سام، یک درخت فراگیر  $T^*$  را در گراف  $G$  پیدا می کند که دارای مینیمم وزن ترکیبی  $\max w(e) + \sum c(e)$  است و در آن  $w(e)$  وزن و  $c(e)$  هزینه یال  $e \in E$  می باشند. این مساله در زمان  $O(m \log n)$  حل می شود که در آن  $m$  تعداد یال ها و  $n$  تعداد رئوس گراف می باشد. در مساله درخت فراگیر ماکس + سام معکوس یک درخت فراگیر مفروض از گراف  $G$  که یک درخت فراگیر ماکس + سام بهینه نیست، در نظر گرفته می شود. سپس بردار وزن  $W$  به  $\bar{W}$  اصلاح می شود به طوری که درخت مفروض به یک درخت فراگیر ماکس + سام بهینه تبدیل گردد. هدف این است که هزینه تغییرات  $\|\bar{W} - w\|$  تحت فاصله همینگ مینیمم شود. در این مقاله هدف ارایه یک روش جدید برای حل مساله درخت فراگیر ماکس + سام معکوس تحت فاصله همینگ وزن دار نوع جمعی با اصلاح بردار وزن نوع تنگنا می باشد. ابتدا مساله را فرمول بندی کرده و سپس یک الگوریتم ترکیبیاتی با زمان اجرای  $O(m \log n)$  برای حل آن پیشنهاد می شود. در آخر یک مثال عددی برای نشان دادن کارایی روش پیشنهادی ارایه می شود.

**کلمات کلیدی:** مساله درخت ماکس + سام، بهینه سازی معکوس، فاصله همینگ.

### ۱ مقدمه

مساله درخت فراگیر ماکس + سام کلاسیک یکی از مسایل پر کاربرد در بهینه سازی می باشد. یک نمونه از کاربردهای مسایل درخت فراگیر ماکس + سام کلاسیک طراحی خطوط جاده ای بین شهری است. در تقابل با مساله درخت فراگیر ماکس + سام کلاسیک مساله درخت فراگیر ماکس + سام معکوس مطرح است که در سال های اخیر مورد توجه محققان قرار گرفته است و در زمینه هایی چون توموگرافی کامپیوتری، انتشار موج لرزه ای، برنامه ریزی ترافیک برای ارتباطات با سرعت بالا، تحلیل تلفیقی در بازاریابی و غیره کاربرد دارد. در سال ۱۹۹۶، پونن و نایر [۱] یک الگوریتم برای حل مساله درخت فراگیر ماکس + سام (MSST) در زمان  $O(m \log n)$  ارایه دادند که در آن  $n$  تعداد رئوس و  $m$  تعداد یال ها است. در همان سال ژانگ و همکاران [۲]

\* عهده دار مکاتبات

آدرس الکترونیکی: baroughi@sut.ac.ir ; baroughi22454@yahoo.com

برای حل مساله درخت فراگیر مینیمم معکوس با محدودیت‌های بلوکی یک الگوریتم در زمان چندجمله‌ای<sup>۲</sup> پیشنهاد دادند. پس از آن ایری، سکالینگام و همکاران [۳] درخت فراگیر مینیمم معکوس را تحت نرم  $l_1$ ، نرم  $l_1$  وزن دار و نرم  $l_\infty$  به ترتیب در زمان‌های  $O(n^3)$ ،  $O(n^2 m \log(nc))$  و  $O(n^2)$  حل کردند که در آن  $c$  ماکزیمم هزینه و  $m$  تعداد یال‌ها است. اهوچا و اورلین [۴] در سال ۲۰۰۰ پیچیدگی زمانی مساله درخت فراگیر مینیمم معکوس تحت نرم  $l_1$  را با استفاده از ساختار ویژه مساله جریان مینیمم به  $O(n^2 \log n)$  کاهش دادند. در سال ۲۰۰۳، هوچباوم [۵] پیچیدگی زمانی مساله درخت فراگیر مینیمم معکوس تحت نرم  $l_1$  را به  $O(n^{1.5} \log n \log c)$  کاهش داد. در سال‌های ۲۰۰۵ و ۲۰۰۶، ژانگ و همکاران [۶,۷] مساله درخت فراگیر مینیمم معکوس تحت فاصله همینگ<sup>۳</sup> وزن دار نوع جمعی و مساله درخت فراگیر مینیمم معکوس مقید تحت فاصله همینگ تنگنا<sup>۴</sup> را در نظر گرفتند. آن‌ها با استفاده از مسایل پوشش رأسی با وزن مینیمم روی گراف دوبخشی مسایل مورد اشاره را در زمان‌های چندجمله‌ای قوی حل کردند. در سال ۲۰۰۷، یانگ و ژانگ [۸] الگوریتم‌هایی با زمان اجرای چندجمله‌ای قوی برای مساله درخت فراگیر تنگنا معکوس تحت نرم  $l_1$  و نرم  $l_\infty$  ارائه دادند. همچنین یک الگوریتم با زمان اجرای چندجمله‌ای قوی برای مساله درخت فراگیر تنگنا معکوس تحت فاصله همینگ توسط لیو و همکاران [۹,۱۰] در سال ۲۰۰۹ ارائه گردید. سپس گوان و پارداوس [۱۱] مساله درخت فراگیر ماکس + سام معکوس<sup>۵</sup> را با اصلاح بردار هزینه نوع جمعی تحت نرم  $l_\infty$  وزن دار در نظر گرفتند و مساله درخت فراگیر ماکس + سام معکوس بی کران را به‌عنوان یک مساله بهینه‌سازی ترکیباتی کسری خطی فرمول‌بندی کردند و یک روش گسسته نیوتن را برای حل آن توسعه دادند. به‌علاوه آنها ثابت کردند که مساله درخت فراگیر ماکس + سام معکوس نامقید و مقید می‌تواند در زمان  $O(n)$  حل شوند که در هر تکرار یک مساله درخت فراگیر ماکس + سام حل می‌شود.

در سال ۲۰۱۷، گوان، پارداوس و ژانگ [۱۲] مساله درخت فراگیر ماکس + سام معکوس تحت نرم  $l_1$  وزن دار با اصلاح بردار هزینه نوع جمعی را فرمول‌بندی کردند و الگوریتم تولید ستون را در زمان  $O(m \log n)$  برای حل آن ارائه دادند. در همان سال گوان، هی، پارداوس و ژانگ [۱۳] مساله درخت فراگیر ماکس + سام معکوس تحت فاصله همینگ با اصلاح بردار هزینه نوع جمعی را در نظر گرفته و یک الگوریتم جستجوی دودویی<sup>۶</sup> را برای آن ارائه دادند.

در این مقاله، مساله درخت فراگیر ماکس + سام معکوس تحت فاصله همینگ وزن دار نوع جمعی با اصلاح بردار وزن نوع تنگنا برای اولین بار در نظر گرفته می‌شود و الگوریتمی برای حل آن ارائه می‌شود. سازمان‌دهی مقاله به‌صورت زیر می‌باشد: بخش ۲ به معرفی مسایل درخت فراگیر کلاسیک می‌پردازد. در بخش ۳ مساله درخت فراگیر ماکس + سام معکوس تحت فاصله همینگ نوع جمعی با اصلاح بردار وزن نوع تنگنا در نظر

<sup>2</sup> Polynomial

<sup>3</sup> Hamming distance

<sup>4</sup> Bottleneck

<sup>5</sup> Max + Sum Spanning Tree

<sup>6</sup> Binary search

گرفته شده و ویژگی‌های این مساله بررسی می‌شود. سپس یک الگوریتم جدید برای حل مساله پیشنهاد می‌شود. در آخر، نتایج حاصل از اجرای الگوریتم پیشنهادی روی یک مثال ارائه می‌شود.

## ۲ تعاریف و مفاهیم مقدماتی

در این بخش ابتدا مفاهیم اساسی، تعاریف و قضایایی از درخت‌های فراگیر ارائه می‌شود. سپس به بررسی برخی از مسایل معکوس پرداخته می‌شود.

### ۱-۲ درخت‌های فراگیر

**تعریف ۱.** [۱۴] فرض کنید  $G(V, E, c, w)$  یک گراف همبند با مجموعه رأسی  $V$  و مجموعه یالی  $E$  باشد که در آن  $m$  تعداد یال‌ها و  $n$  تعداد رئوس گراف می‌باشد. فرض کنید برای هر یال  $e \in E$  یک هزینه  $c(e)$  و یک وزن  $w(e)$  اختصاص داده شود. یک زیرگراف  $T$  از گراف  $G$ ، یک درخت فراگیر روی  $G$  نامیده می‌شود، هر گاه  $T$  یک زیرگراف فراگیر از  $G$  بوده و به علاوه یک درخت باشد. مجموعه درخت‌های فراگیر یک گراف  $G$  با نماد  $\Gamma(G)$  نشان داده می‌شود. بنابراین هزینه جمعی درخت فراگیر  $T$  به صورت

$$C^s(T) = \sum_{e \in T} c(e),$$

و وزن تنگنای درخت فراگیر  $T$  به صورت

$$W^b(T) = \max_{e \in T} w(e),$$

تعریف می‌شود.

**تعریف ۲.** [۱۴] درجه یک رأس  $i \in V$  برابر است با تعداد یال‌هایی از  $G$  که به رأس  $i$  متصل هستند و با نماد  $\deg(i)$  نشان داده می‌شود.

**قضیه ۳.** [۱۵] تعداد درخت‌های فراگیر گراف  $G$  برابر با  $\det(D_G)$  است که در آن  $D_G$  به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$(D_G)_{ij} = \begin{cases} \deg(i), & i = j, \\ -1, & i \neq j, (i, j) \in E, \\ 0, & \text{otherwise.} \end{cases}$$

### ۲-۲ مساله درخت فراگیر مینیمم کلاسیک

**تعریف ۴.** [۱۴] فرض کنید  $G$  یک گراف با هزینه یالی  $c(e)$  باشد. در یک مساله درخت فراگیر مینیمم روی  $G$  هدف پیدا کردن درخت فراگیر  $T$  با مینیمم هزینه جمعی  $(C^s(T))$  می‌باشد. به عبارت دیگر هدف حل مدل بهینه‌سازی

$$\begin{aligned} \min \quad & C^s(T) \\ \text{s.t.} \quad & T \in \Gamma(G) \end{aligned}$$

است. جواب بهینه مساله فوق را یک درخت فراگیر مینیمم گویند.

یک روش برای یافتن درخت فراگیر مینیمم، استفاده از الگوریتم پریم<sup>۷</sup> است که دارای زمان اجرای  $O(m \log n)$  می‌باشد. این الگوریتم کشف رئوس را از یک رأس دلخواه مانند  $r$  شروع می‌کند و تا زمانی ادامه می‌یابد که تمام رئوس کشف شود. نحوه ی کشف رئوس بدین صورت است که در هر تکرار از الگوریتم یک یال پیمایش می‌شود، به طوری که این یال درخت را به یک رأس کشف نشده وصل می‌کند.

### ۲-۳ مساله درخت فراگیر تنگنای کلاسیک

فرض کنید  $G$  یک گراف با وزن یالی  $w(e)$  باشد. در مساله درخت فراگیر تنگنا هدف پیدا کردن درخت فراگیر  $T$  با مینیمم وزن تنگنا می‌باشد. به عبارت دیگر هدف حل مدل بهینه‌سازی

$$\begin{aligned} \min \quad & W^b(T) \\ \text{s.t.} \quad & T \in \Gamma(G), \end{aligned}$$

است. برای پیدا کردن درخت فراگیر تنگنا ابتدا کل زیردرخت‌های فراگیر گراف  $G$  را یافته و سپس ماکزیمم وزن هر درخت فراگیر را به دست آورید. درخت متناظر با کمترین مقدار ماکزیمم وزن را درخت فراگیر تنگنا می‌نامند.

### ۲-۴ مساله درخت فراگیر ماکس + سام کلاسیک

فرض کنید  $G(V, E, c, w)$  یک گراف همبند باشد که به هر یال  $e \in E$ ، یک هزینه  $c(e)$  و یک وزن  $w(e)$  تخصیص داده می‌شود.

**تعریف ۵.** [۱۴] دریک مساله MSST هدف پیدا کردن یک درخت فراگیر  $T \in \Gamma(G)$  است، به طوری که جواب بهینه مدل زیر باشد:

$$\begin{aligned} \min_{T \in \Gamma(G)} \quad & \left\{ \max_{e \in T} w(e) + \sum_{e \in T} c(e) \right\} \\ \text{s.t.} \quad & T \in \Gamma(G). \end{aligned}$$

در سال ۱۹۸۳، استیلر و تارجان [۱۶] یک الگوریتم برای مساله MSST پیشنهاد کردند. فرض کنید:

- $\text{maketree}(v)$ : درخت جدیدی ایجاد می‌کند که شامل رأس  $v$  بوده و قبلاً در هیچ درختی نبوده است.
- $\text{findroot}(v)$ : ریشه درختی را برمی‌گرداند که شامل رأس  $v$  باشد.
- $\text{findmaxcost}(v)$ : یالی با بالاترین مقدار هزینه روی مسیری از  $v$  به ریشه فعلی را برمی‌گرداند.

<sup>7</sup> Prim

- $evert(v)$ : درخت شامل رأس  $v$  را در  $v$  ریشه‌دار می‌کند.
- $link(v,w)$ : دو درخت مجزا شامل رأس  $v$  و  $w$  را با افزودن یال  $(v,w)$  ترکیب می‌کند و رأس  $v$  را به‌عنوان ریشه درخت در نظر می‌گیرد.
- $cut(v)$ : درخت شامل رأس  $v$  (ریشه نیست) را به دو درخت با حذف یال خروجی از رأس  $v$  افزایش می‌دهد.

**الگوریتم ۱.** مساله درخت فراگیر ماکس + سام را حل می‌کند.

### شروع

گام ۱. مساله تنگنای

$$\min_{T \in \Gamma(G)} \max_{e \in T} (w_e),$$

را حل کنید و مقدار بهینه را برابر  $w^0$  قرار دهید [۱۴].

گام ۲. یال‌های  $E(w^0)$  را به صورت  $e_1, e_2, \dots, e_r, e_{r+1}, \dots, e_m$  به ترتیب صعودی بر حسب  $c(e)$ ‌ها اندیس‌گذاری مجدد کنید که در آن

$$E(w^0) = \{e \in E \mid w(e) \leq w^0\}.$$

گام ۳. یال‌های  $e \in [E - E(w^0)]$  را به ترتیب صعودی بر حسب  $w(e)$ ‌ها به صورت  $e_m, \dots, e_{r+2}, e_{r+1}$  اندیس‌گذاری مجدد کنید.

گام ۴. به ازای هر  $v \in V$ ،  $maketree(v)$  را اجرا کنید.

گام ۵. قرار دهید  $T = \emptyset$ ،  $i = 1$ .

گام ۶. تا زمانی که  $|T| = |V| - 1$ ، عملیات زیر را انجام دهید:

فرض کنید  $e_i$  دارای رأس‌های انتهایی  $x$  و  $y$  باشد.

اگر  $findroot(x) = findroot(y)$ ، آن‌گاه قرار دهید  $i = i + 1$ ، در غیر این صورت اجرا کنید:

$$link(x,y)$$

$$T = T \cup \{e_i\}$$

گام ۷. قرار دهید

$$best - tree - info = w^0,$$

$$cost - tree = \sum_{e \in T} c(e),$$

$$best - obj = w^0 + (cost - tree).$$

گام ۸. به ازای  $i = 1, 2, \dots, m - r$  عملیات زیر را انجام دهید:

یال  $e_{r+i}$  را انتخاب کنید و فرض کنید  $e_{r+i}$  دارای رأس‌های انتهایی  $v$  و  $w$  باشد.

عملیات  $evert(v)$  را اجرا کنید.

فرض کنید  $e = findmaxcost(v)$  که دارای رأس ابتدایی  $u$  است.

اگر  $c(e) > c(e_{r+i})$ ، آن گاه عملیات زیر را انجام دهید:

cut(u) را اجرا کنید،

link(v,w) را اجرا کنید،

قرار دهید  $T = T - e + e_{r+i}$ ،

قرار دهید  $\text{cost-tree} = \text{cost-tree} + c(e_{r+i}) - c(e)$ ،

اگر  $\text{cost-tree} + w(e_{r+i}) < \text{best-obj}$ ، آن گاه قرار دهید

$$\text{best-obj} = \text{cost-tree} + w(e_{r+i}),$$

$$\text{best-tree-info} = w(e_{r+i}).$$

گام ۹. قرار دهید  $w^* = \text{best-tree-info}$ .

گام ۱۰. درخت فراگیر به دست آمده را برابر  $T^*$  قرار دهید.

گام ۱۱.  $T^*$  و  $\text{best-obj}$  را برگردانید.

## پایان

لازم به ذکر است که الگوریتم ۱ دارای زمان اجرای  $O(m \log n)$  است که در آن  $n = |V|$  و  $m = |E|$  و پیدا کردن یک درخت فراگیر تنگنا در زمان  $O(m \log n)$  انجام می شود [۱۷، ۱۶]. به علاوه مرتب سازی هزینه ها و وزن ها نیز در زمان

$$O(r \log r) + O((m-r) \log(m-r)),$$

انجام می شود [۱۸] در نهایت یافتن درخت فراگیر مینیمم در زمان  $O(m \log n)$  انجام می شود. بنابراین پیچیدگی زمانی الگوریتم ۱ برابر است با

$$O(m \log n) + O(r \log r) + O((m-r) \log(m-r)) = O(m \log n).$$

## ۳ مساله MSST معکوس تحت فاصله همینگ وزن دار نوع جمعی با اصلاح بردار وزن از نوع

### تنگنا

در این بخش مساله MSST معکوس تحت فاصله همینگ وزن دار نوع جمعی با اصلاح بردار وزن نوع تنگنا  $(IMSST_{SH})^{\wedge}$  بیان و فرمول بندی می شود و سپس به بررسی خواص مساله MSST معکوس تحت فاصله همینگ پرداخته می شود.

<sup>8</sup> Invers Max + Sum Spanning Tree

### ۱-۳ بیان مساله و فرمول بندی ریاضی

فرض کنید  $T_0$  یک درخت فراگیر مفروض گراف  $G(V, E, c, w)$  باشد، به طوری که یک جواب شدنی برای مساله  $IMSST_{SH}$  است، هدف اصلاح بردار وزن  $w$  است به طوری که  $T_0$  جواب بهینه مساله  $IMSST_{SH}$  گردد و این تغییرات تا حد امکان مینیمم شود. به عبارت دیگر  $T_0$  یک درخت بهینه برای گراف  $G(V, E, c, \bar{w})$  تحت فاصله همینگ وزن دار نوع جمعی گردد. فرض کنید

$$H(\bar{w}(e), w(e)) = \begin{cases} 1, & \bar{w}(e) \neq w(e), \\ 0, & \text{otherwise.} \end{cases}$$

در این صورت مساله  $IMSST_{SH}$  را می توان به صورت

$$\begin{aligned} \min \quad & \sum_{e \in E} q(e) H(\bar{w}(e), w(e)) & (1) \\ \text{s.t.} \quad & \bar{W}^b(T_0) + C^s(T_0) \leq \bar{W}^b(T) + C^s(T) \quad \forall T \in \Gamma(G), \\ & w(e) - l(e) \leq \bar{w} \leq w(e) + u(e) \quad \forall e \in E, \end{aligned}$$

فرمول بندی کرد که در آن  $q(e) \geq 1$  هزینه تغییرات به ازای هر  $e \in E$  و همچنین  $l(e), u(e) \geq 0$  دامنه تغییرات است. باید  $l$  به گونه ای انتخاب شود که به ازای هر یال درختی، مقدار  $l$  از اختلاف وزن آن یال با مینیمم وزن بیشتر باشد. فرض کنید  $w(e_i)$  ماکزیمم وزن درخت  $T_i$  باشد و

$$\alpha'(e_i) = \bar{w}(e_i) - w(e_i).$$

با توجه به تعریف  $\alpha'$  مساله  $IMSST_{SH}$  را می توان به صورت

$$\begin{aligned} \min \quad & \sum_{i \in \Gamma} q(e) H(\alpha'(e_i), 0) & (2) \\ \text{s.t.} \quad & W^b(T_0) + C^s(T_0) + \alpha'(e_0) \leq W^b(T_i) + C^s(T_i) + \alpha'(e_i), \quad \forall T_i \in \Gamma(G), i=1, \dots, |\Gamma|, \\ & -l(e_i) \leq \alpha'(e_i) \leq +u(e_i), \quad \forall i=0, 1, \dots, |\Gamma|, \end{aligned}$$

بازنویسی کرد.

**قضیه ۶.** مساله  $IMSST_{SH}$  یک جواب بهینه دارد، به طوری که

$$\begin{cases} \alpha'(e_0) \leq 0, & e_0 \in T_0, \\ \alpha'(e_i) \geq 0, & e_i \notin T_0. \end{cases}$$

به عبارت دیگر می توان یک جواب بهینه را با کاهش ماکزیمم وزن یال های درختی و با افزایش ماکزیمم وزن یال های غیردرختی به دست آورد.

**برهان.** فرض کنید  $\alpha'_1$  جواب بهینه مدل (۲) باشد. برای یال های درختی دو حالت زیر را در نظر بگیرید:  
حالت اول:

$$\alpha'_1(e_{0_j}) \leq u(e_j), \quad e_{0_j} \in T_0.$$

حالت دوم:

$$-l(e) \leq \alpha'_1(e_0) \leq 0, \quad e_0 \in T_0.$$

و برای تمام یال های غیردرختی

$$0 \leq \alpha'_1(e_i) \leq u(e_i).$$

در این صورت

$$\begin{cases} \alpha'_1(e_{0_j}) = -\alpha'_1(e_{0_j}), & e_{0_j} \in T_0, \quad 0 \leq \alpha'_1(e_{0_j}) \leq u(e_{0_j}), \\ \alpha'_1(e_0) = \alpha'_1(e_0), & e_0 \in T_0, \\ \alpha'_1(e_i) = \alpha'_1(e_i), & e_i \in T_i. \end{cases}$$

اگر ماکزیمم وزن انتخاب شده برای درخت  $T_0$  در حالت دوم صدق کند، آن گاه خواهیم داشت:

$$\begin{aligned} W^b(T_0) + C^s(e_0) + \alpha'_1(e_0) &= W^b(T_0) + C^s(T_0) + \alpha'_1(e_0) \\ &\leq W^b(T) + C^s(T) + \alpha'_1(e_i) = W^b(T) + C^s(T) + \alpha'_1(e_i). \end{aligned} \quad (3)$$

اما اگر در حالت اول صدق کند، می توان نوشت:

$$\begin{aligned} W^b(T_0) + C^s(T_0) + \alpha'_1(e_{0_j}) &= W^b(T_0) + C^s(T_0) - \alpha'_1(e_{0_j}) \\ &= W^b(T_0) + C^s(T_0) + \alpha'_1(e_0) \leq W^b(T) + C^s(T) + \alpha'_1(e_i) \\ &= W^b(e_i) + C^s(T) + \alpha'_1(e_i). \end{aligned} \quad (4)$$

با توجه به روابط (۳) و (۴) می توان نتیجه گرفت که  $\alpha'_1$  یک جواب شدنی برای مساله (۲) است. همچنین بدیهی است که مقادیر عددی  $\alpha'_1$  و  $\alpha'_1$  یکسان هستند. از این رو  $\alpha'_1$  جواب بهینه مساله (۲) نیز است. این استدلال را می توان به طور مشابه برای یال های غیردرختی نیز به کار برد. □  
محدودیت های مدل (۲) را می توان به صورت

$$\begin{aligned} W^b(T_0) + C^s(T_0) + \alpha'(e_0) &\leq W^b(T_i) + C^s(T_i) + \alpha'(e_i) \\ \Leftrightarrow \alpha'(e_0) - \alpha'(e_i) &\leq W^b(T_i) + C^s(T_i) - W^b(T_0) - C^s(T_0) \\ \Leftrightarrow \alpha'(e_i) - \alpha'(e_0) &\geq W^b(T_0) + C^s(T_0) - W^b(T_i) - C^s(T_i) \\ &= \alpha'(e_i) - \alpha(e_0) \geq f(w, c, T_0) - f(w, c, T_i) \end{aligned} \quad (5)$$

ساده کرد که در آن

$$f(w, c, T) = \max_{e \in T} w(e) + \sum_{e \in T} c(e) = W^b(T) + C^s(T).$$

حال اگر  $\beta(e)$  را به صورت

$$\beta(e) = \begin{cases} -\alpha(e_0), & e_0 \in W^b(T_0), \\ \alpha(e_i), & e_i \in W^b(T_i), i = 1, \dots, |\Gamma|. \end{cases} \quad (6)$$

تعریف کنیم، آن گاه با استفاده از (5) و قضیه 5 و (6) مدل  $IMSST_{SH}$  را می توان به صورت

$$\min \sum_{e \in E} q(e) H(\beta(e), \cdot) \quad (7)$$

$$\text{s.t. } \beta(e_i) - \beta(e_0) \geq f(w, c, T_0) - f(w, c, T), \quad \forall T \in \Gamma(G), i = 1, \dots, |\Gamma|,$$

$$\cdot \leq \beta(e_0) \leq l(e), \quad e_0 \in T_0,$$

$$\cdot \leq \beta(e_i) \leq u(e), \quad e_i \in T_i, i = 1, \dots, |\Gamma|.$$

بازنویسی کرد. حال شدنی بودن مساله  $IMSST_{SH}$  را بررسی می کنیم. فرض کنید

$$\tilde{w}(e) = \begin{cases} w(e) - l(e), & e_0 \in W^b(T_0), \\ w(e) + u(e), & e_i \in W^b(T_i), i = 1, \dots, |\Gamma|. \end{cases} \quad (8)$$

لم زیر شرط شدنی بودن مساله را بیان می کند.

**لم ۷.** فرض کنید  $\tilde{T}$  زیردرخت فراگیر ماکس + سام بهینه روی گراف  $G(V, E, c, \tilde{w})$  باشد.

(۱) اگر  $f(\tilde{w}, c, T_0) = f(\tilde{w}, c, \tilde{T})$ ، آن گاه مساله  $IMSST_{SH}$  شدنی است.

(۲) اگر  $f(\tilde{w}, c, T_0) > f(\tilde{w}, c, \tilde{T})$ ، آن گاه مساله  $IMSST_{SH}$  نشدنی است.

**برهان.** اثبات لم بدیهی است زیرا بنا به تعریف  $\tilde{w}(e)$  تمام یالها دارای ماکزیمم تغییرات وزنی هستند و اگر

درخت نابهینه  $T_0$  بعد از ماکزیمم تغییرات در وزن یالها بهینه نشود، مساله نشدنی خواهد بود. □

### ۲-۳ الگوریتم حل

در این بخش یک الگوریتم برای یافتن جواب بهینه مساله  $IMSST_{SH}$  ارائه می‌شود. ابتدا مقادیر  $\{q(e) \mid e \in E\}$  به صورت صعودی

$$q(e_{i_1}) \leq \dots \leq q(e_{i_t})$$

مرتب‌سازی می‌شود که در آن  $\tau$  در هر تکرار از الگوریتم برابر تعداد دورهای گراف  $G$  به اضافه یک است. حال گراف  $G(V, E, c, w)$ ، بردار هزینه تغییرات  $q$  و بردارهای دامنه تغییرات  $l$  و  $u$  را در نظر بگیرید. الگوریتم ۲ را می‌توان برای حل مساله  $IMSST_{SH}$  ارائه داد.  
**الگوریتم ۲.** مساله  $IMSST_{SH}$  را حل می‌کند.

### شروع

گام ۱. با استفاده از الگوریتم ۱ زیر درخت بهینه گراف  $G(V, E, c, \tilde{w})$  را بیابید و آن را  $\tilde{T}$  بنامید.

• اگر  $f(\tilde{w}, c, T_0) = f(\tilde{w}, c, \tilde{T})$ ، آن‌گاه نمونه شدنی است و به گام ۲ بروید.

• اگر  $f(\tilde{w}, c, T_0) > f(\tilde{w}, c, \tilde{T})$ ، آن‌گاه نمونه نشدنی است و به گام ۶ بروید.

گام ۲. قرار دهید  $k=1$  و  $Q = \emptyset$ ، هزینه تغییرات یال‌های  $e_i$  که

$$e_i = W^b(T_i), \quad i = 1, \dots, |\Gamma|,$$

را به صورت صعودی

$$q(e_{i_1}) \leq \dots \leq q(e_{i_t})$$

مرتب کنید. یال  $e_i$  با کوچک‌ترین مقدار  $q$  که قبلاً انتخاب نشده را انتخاب کرده و قرار دهید

$$Q = Q \cup e_i$$

گام ۳. اگر  $e_i \in T_0$ ، آن‌گاه قرار دهید

$$\bar{w}_{(k)}(e_i) = w(e_i) - l(e_i),$$

در غیر این صورت قرار دهید

$$\bar{w}_{(k)}(e_i) = w(e_i) + u(e_i).$$

گام ۴. یک درخت فراگیر ماکس + سام بهینه  $\bar{T}$  روی گراف  $G(V, E, c, \bar{w}_{(k)})$  پیدا کنید.

• اگر  $f(\bar{w}_{(k)}, c, T_0) = f(\bar{w}_{(k)}, c, \bar{T})$ ، آن‌گاه  $T_0$  یک درخت بهینه بوده و به گام ۵ بروید.

• اگر  $f(\bar{w}_{(k)}, c, T_0) > f(\bar{w}_{(k)}, c, \bar{T})$ ، آن‌گاه قرار دهید  $k = k + 1$  و به گام ۲ برگردید.

گام ۵. مقدار بهینه برابر است با

$$q^* = \sum q(e_i),$$

که در آن  $e_i \in Q$ . جواب بهینه مدل (۷) نیز برابر است با

$$\beta^*(e) = \begin{cases} l(e), & e \in T_0 \cap Q, \\ u(e), & e \notin T_0 \cap Q, \\ , & e \notin Q, \end{cases} \quad (9)$$

در نتیجه جواب بهینه مدل (۱) به صورت

$$\bar{w}^*(e) = \begin{cases} w(e) - l(e), & e \in T_0 \cap Q, \\ w(e) + u(e), & e \notin T_0 \cap Q, \\ w(e), & e \notin Q. \end{cases} \quad (10)$$

خواهد بود.

### پایان

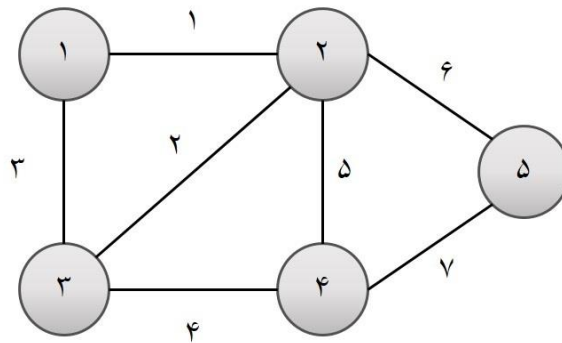
لازم به ذکر است که در هر تکرار از الگوریتم ۲ تغییر ماکزیمم وزن در برخی از زیر درخت‌ها باعث تغییر برخی متغیرها و در نتیجه تغییر محدودیت‌ها خواهد شد. بنابراین در هر تکرار از الگوریتم یک مساله جدید حل خواهد شد.

بدیهی است که  $q^*$  جواب بهینه مساله  $IMSST_{SH}$  است، زیرا اگر مساله شدنی باشد، آن گاه گام ۴ الگوریتم زمانی متوقف می‌شود که وزن ترکیبی درخت  $T_0$  برابر وزن ترکیبی درخت بهینه است و در عین حال در هر تکرار از گام ۲ الگوریتم کوچک‌ترین مقدار  $q(e)$  انتخاب شده باشد. همچنین بدیهی است که  $\beta^*(e)$  در محدودیت‌ها صدق می‌کند، زیرا با توجه به مساله (۷) مقدار  $\beta^*(e)$  از  $l(e)$  کمتر و از  $u(e)$  بیشتر نمی‌شود. **قضیه ۸.** الگوریتم ۲ مساله درخت فراگیر ماکس + سام معکوس تحت فاصله همینگ وزن‌دار نوع جمعی با اصلاح بردار وزن نوع تنگنا را در زمان  $O(m \log n)$  حل می‌کند.

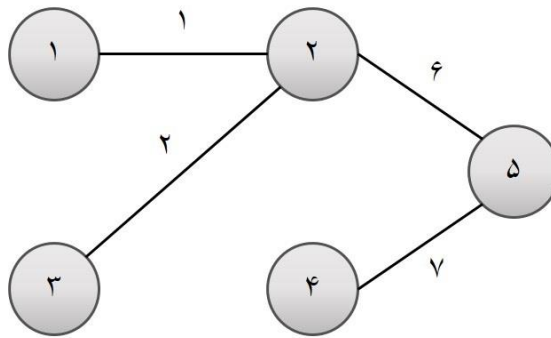
**برهان.** گام اول الگوریتم ۲ دارای پیچیدگی زمانی  $O(m \log n)$  است که در آن یک مساله  $MSST$  حل می‌شود [۱۱]. در گام دوم عملیات مرتب‌سازی صورت می‌گیرد که دارای پیچیدگی زمانی  $O(c \log c)$  است [۱۹]. توجه داشته باشید که  $c$  تعداد دورهای گراف  $G$  به اضافه یک است. گام سوم الگوریتم در زمان  $O(1)$  انجام می‌شود. گام چهارم دارای پیچیدگی زمانی  $O(m \log n)$  است، زیرا در هر تکرار یک مساله  $MSST$  حل می‌شود. بنابراین پیچیدگی زمانی الگوریتم ۲ برابر با  $O(m \log n)$  است. □

### ۳-۳ مثال عددی

گراف همبند  $G$  در شکل ۱ و درخت نابینه  $T_0$  در شکل ۲ را در نظر بگیرید. اطلاعات مربوط به هر یال گراف  $G$  در جدول ۱ آورده شده است. هدف اصلاح بردار وزن  $w(e)$  به  $\bar{w}(e)$  است، به طوری که  $T_0$  به یک درخت فراگیر ماکس + سام بهینه تبدیل شود.



شکل ۱. گراف  $G$  مربوط به مثال عددی



شکل ۲. درخت  $T_0$  مربوط به مثال عددی

جدول ۱. اطلاعات مربوط به گراف  $G$

شماره یال	$w(e)$	$c(e)$	$q(e)$	$l$	$u$
۱	۹	۵	۳	۸	۷
۲	۳	۴	۷	۲	۶
۳	۲	۶	۵	۱	۵
۴	۵	۸	۴	۳	۸
۵	۸	۲	۲	۷	۹
۶	۷	۳	۶	۶	۷
۷	۶	۱	۸	۴	۵

گراف  $G$  دارای ۲۱ زیردرخت فراگیر است. در ابتدا با حل مساله MSST روی گراف  $G(V, E, c, \tilde{w})$  شدنی بودن مساله مورد بررسی قرار می گیرد که در آن

$$\tilde{w} = (1, 1, 7, 13, 17, 1, 2),$$

با توجه به مدل (۷) فرمول بندی مساله به صورت زیر است،

$$\begin{aligned} \min \quad & (3H(\beta_1, \circ) + 7H(\beta_2, \circ) + 5H(\beta_3, \circ) + 4H(\beta_4, \circ) + 2H(\beta_5, \circ) + 6(\beta_6, \circ) \\ & + 8H(\beta_7, \circ)) \\ \text{s.t.} \quad & \beta_1 + \beta_5 \geq 1, \\ & \beta_1 + \beta_6 \geq 1, \\ & \beta_1 + \beta_7 \geq -3, \\ & 0 \leq \beta_1 \leq 8, \\ & 0 \leq \beta_2 \leq 2, \\ & 0 \leq \beta_3 \leq 5, \\ & 0 \leq \beta_4 \leq 8, \\ & 0 \leq \beta_5 \leq 9, \\ & 0 \leq \beta_6 \leq 6, \\ & 0 \leq \beta_7 \leq 4, \end{aligned}$$

لیست مرتب شده به صورت

$$q_{\delta_1} \leq q_{\nu} \leq q_{\epsilon} \leq q_{\nu}$$

به دست می آید. یال ۵ به دلیل داشتن مینیمم هزینه تغییرات انتخاب می شود و چون یال درختی نیست، وزن آن افزایش می یابد:

$$\bar{w}_{\delta} = w_{\delta} + u_{\delta} = 17.$$

در گام ۴ با حل مساله MSST روی گراف  $G(V, E, c, \bar{w})$  داریم:

$$f(\bar{w}, c, T_0) > f(\bar{w}, c, \bar{T})$$

بنابراین الگوریتم را تکرار می کنیم. فرمول بندی جدید مساله با توجه به بردار وزن جدید به صورت زیر است

$$\begin{aligned} \min \quad & (3H(\beta_1, \circ) + 7H(\beta_2, \circ) + 5H(\beta_3, \circ) + 4H(\beta_4, \circ) + 2H(\beta_5, \circ) + 6(\beta_6, \circ) \\ & + 8H(\beta_7, \circ)) \\ \text{s.t.} \quad & \beta_1 + \beta_5 \geq -7, \\ & \beta_1 + \beta_6 \geq 1, \\ & \beta_1 + \beta_7 \geq -3, \\ & 0 \leq \beta_1 \leq 8, \\ & 0 \leq \beta_2 \leq 2, \\ & 0 \leq \beta_3 \leq 5, \\ & 0 \leq \beta_4 \leq 8, \\ & 0 \leq \beta_5 \leq 9, \\ & 0 \leq \beta_6 \leq 6, \\ & 0 \leq \beta_7 \leq 4. \end{aligned}$$

لیست مرتب شده به صورت

$$q_{\delta_1} \leq q_{\nu_1} \leq q_{\nu_r} \leq q_{\nu_r}$$

به دست می آید. یال ۱ انتخاب می شود به دلیل این که در تکرار قبل یال ۵ انتخاب شده است و چون یال درختی است، وزن آن کاهش می یابد:

$$\bar{w}_1 = w_1 + l_1 = 1.$$

در گام ۴ با حل مساله MSST روی گراف  $G(V, E, c, \bar{w})$  داریم:

$$f(\bar{w}, c, T_0) = f(\bar{w}, c, \bar{T})$$

بنابراین جواب بهینه مدل (۷) به صورت

$$\beta^* = (\lambda, \nu, \nu, \nu, \nu, \nu, \nu)^T,$$

و جواب بهینه مدل (۱) به صورت

$$\bar{w}^* = (1, 3, 2, 5, 17, 7, 6)^T,$$

به دست می آید.

#### ۴ نتیجه گیری

در این مقاله برای اولین بار، مساله درخت فراگیر ماکس + سام معکوس تحت فاصله همینگ وزن دار نوع جمعی با اصلاح بردار وزن نوع تنگنا در نظر گرفته و فرمول بندی شد. کاربردهای فراوان این مساله در زندگی واقعی انگیزه ای برای بررسی و حل این مساله ایجاد کرد. نشان داده شد که با کاهش ماکزیمم وزن یال های درختی و با افزایش ماکزیمم وزن یال های غیردرختی می توان به جواب بهینه دست یافت. سپس شرط شدنی بودن مساله با بیان لم ۷ ثابت گردید. در آخر، یک الگوریتم جدید ترکیباتی برای حل مساله ارایه شد که با توجه به قضیه ۸ دارای زمان اجرای چند جمله ای  $O(m \log n)$  می باشد.

#### منابع

- [1] Punnen, A. P., Nair, K. P. K. (1996). An  $O(m \log n)$  algorithm for the max+ sum spanning tree problem. *European Journal of Operational Research*, 89(2), 423-426.
- [2] Zhang, J., Liu, Z., Ma, Z. (1996). On the inverse problem of minimum spanning tree with partition constraints. *Mathematical methods of operations research*, 44(2), 171-187.
- [3] Sokkalingam, P. T., Ahuja, R. K., Orlin, J. B. (1999). Solving inverse spanning tree problems through network flow techniques. *Operations Research*, 47(2), 291-298.
- [4] Ahuja, R. K., Orlin, J. B. (2000). A faster algorithm for the inverse spanning tree problem. *Journal of Algorithms*, 34(1), 177-193.
- [5] Hochbaum, D. S. (2003). Efficient algorithms for the inverse spanning-tree problem. *Operations Research*, 51(5), 785-797.
- [6] He, Y., Zhang, B., Yao, E. (2005). Weighted inverse minimum spanning tree problems under Hamming distance. *Journal of Combinatorial Optimization*, 9(1), 91-100.
- [7] Hang, B., Zhang, J., He, Y. (2006). Constrained inverse minimum spanning tree problems under the bottleneck-type Hamming distance. *Journal of Global Optimization*, 34(3), 467-474.

- [8] Yang, X., Zhang, J. (2007). Some inverse min-max network problems under weighted  $l_1$  and  $l_\infty$  norms with bound constraints on changes. *Journal of Combinatorial Optimization*, 13(2), 123-135.
- [9] Liu, L., Yao, E. (2007). Inverse min-max spanning tree problem under the weighted sum-type Hamming distance. In *International Symposium on Combinatorics, Algorithms, Probabilistic and Experimental Methodologies*. Springer, Berlin, Heidelberg, 375-383.
- [10] Liu, L., Wang, Q. (2009). Constrained inverse min-max spanning tree problems under the weighted Hamming distance. *Journal of Global Optimization*, 43(1), 83-95.
- [11] Guan, X., Pardalos, P. M., Zuo, X. (2015). Inverse Max+ Sum spanning tree problem by modifying the sum-cost vector under weighted  $l_\infty$  Norm. *Journal of Global Optimization*, 61(1), 165-182.
- [12] Guan, X., He, X., Pardalos, P. M., Zhang, B. (2017). Inverse max + sum spanning tree problem under Hamming distance by modifying the sum-cost vector. *Journal of Global Optimization*, 69(4), 911-925.
- [13] Guan, X., Pardalos, P. M., Zhang, B. (2017). Inverse max+ sum spanning tree problem under weighted  $l_1$  norm by modifying the sum-cost vector. *Optimization Letters*, 1-13.
- [14] Cormen, T. H., Leiserson, C. E., Rivest, R. L., Stein, C. (2001). *Introduction to algorithms*. MIT press.
- [15] Even, S. (1973). *Algorithmic combinatorics* (Vol. 190). New York: Macmillan.
- [16] Sleator, D. D., Tarjan, R. E. (1983). A data structure for dynamic trees. *Journal of computer and system sciences*, 26(3), 362-391.
- [17] Galil, Z., Schieber, B. (1988). On finding most uniform spanning trees. *Discrete Applied Mathematics*, 20(2), 173-175.
- [18] Aho, A. V., Hopcroft, J. E. (1974). *The design and analysis of computer algorithms*. Pearson Education India.
- [19] Alsuwaiyel, M. H. (1999). *Algorithms: Design Techniques And Analysis*. World Scientific.