

پایان نامه

استفاده از بهینه سازی پیوسته در حل رده ای از مسائل افرازبندی گراف

نگارنده

احمد ابوبی مهریزی

تابستان ۱۳۹۴

فهرست مطالب

۸	پیش‌گفتار
۱۰	۱ تعریف مساله و کاربرد آن
۱۱	۱.۱ تاریخچه
۱۱	۲.۱ مساله افرازبندی گراف
۱۴	۳.۱ کاربردها
۱۵	۱.۳.۱ کاربرد افرازبندی گراف در محاسبات موازی
۱۶	۲.۳.۱ کاربرد افرازبندی گراف در طراحی مدارهای الکترونیکی VLSI
۱۸	۳.۳.۱ کاربرد افرازبندی گراف در قطعه‌بندی تصویر
۲۰	۴.۱ روش‌های حل مساله افرازبندی گراف
۲۱	۱.۴.۱ الگوریتم‌های ابتکاری
۲۲	۲.۴.۱ الگوریتم‌های دقیق
۲۳	۲ روش‌گرادیان مزدوج برای افرازبندی طیفی گراف
۲۴	۱.۲ مقدمات
۲۷	۲.۲ دو بخشی کردن طیفی گراف

۲۷	فرمول‌بندی دوبخشی کردن طیفی گراف	۳.۲
۳۱	مساله بهینه‌سازی نامقید، معادل با مساله (۱۱.۲)	۴.۲
۳۲	روش گرادیان مزدوج برای کمینه کردن رابطه (۱۴.۲)	۵.۲
۳۶	تعیین پارامتر β_k در روش گرادیان مزدوج	۱۰.۵.۲
۳۶	نتایج عددی	۶.۲
۳۹	الگوریتم شاخه و کران هاگر و همکاران برای حل دقیق مساله افزایشی گراف	۳
۴۰	فرمول‌بندی مساله افزایشی گراف مبتنی بر بهینه‌سازی پیوسته درجه دوم	۱.۳
۵۲	کران پایین	۲.۳
۵۳	بررسی کران پایین بر اساس کوچکترین مقدار ویژه	۱.۲.۳
۶۱	بررسی کران پایین بر اساس برنامه‌ریزی نیمه معین	۲.۲.۳
۶۶	مقایسه کران‌های پایین	۳.۲.۳
۶۶	الگوریتم شاخه و کران	۳.۳
۶۹	شرایط لازم و کافی بهینگی	۴.۳
۷۰	شرایط لازم مرتبه اول	۱.۴.۳
۷۱	شرایط لازم مرتبه اول برای مساله (۲.۳)	۲.۴.۳
۷۳	شرایط لازم و کافی بهینگی برای مساله (۲.۳)	۳.۴.۳
۸۱	شرایط لازم مرتبه اول برای مساله (۹.۳)	۴.۴.۳
۸۳	شرایط لازم و کافی بهینگی برای مساله (۹.۳)	۵.۴.۳
۹۲	خلاصه	۵.۳
۹۳	کاربرد برنامه‌ریزی پیوسته در حل مساله افزایشی متوازن گراف	۴
۹۴	معرفی مساله	۱.۴

۹۶	فرمول‌بندی مساله افزابندی متوازن گراف بر پایه بهینه‌سازی پیوسته درجه دوم	۲.۴
۱۰۶	شرایط لازم و کافی بهینگی	۳.۴
۱۰۷	شرایط لازم مرتبه اول برای مساله (۱.۴)	۱.۳.۴
۱۰۷	شرایط لازم و کافی بهینگی برای مساله (۱.۴)	۲.۳.۴
۱۱۳	شرایط لازم مرتبه اول برای مساله (۱۲.۴)	۳.۳.۴
۱۱۴	شرایط لازم و کافی بهینگی برای مساله (۱۲.۴)	۴.۳.۴
۱۱۷	خلاصه	۴.۴
۱۱۸	آ کد برنامه نویسی و جدول نتایج عددی	
۱۲۶	مراجع	
۱۲۷	واژه‌نامه فارسی به انگلیسی	
۱۳۲	واژه‌نامه انگلیسی به فارسی	
۱۳۷	نمایه	

فهرست جدول‌ها

۱.آ نتایج عددی روش‌های گرادیان مزدوج برای حل مساله افزایشی گراف ۱۲۰

فهرست شکل‌ها

۱۲	گراف بدون جهت G با شش راس	۱۰.۱
۱۲	یک افراز از راس‌های گراف G	۲۰.۱
۱۳	گراف G با پنج راس	۳۰.۱
۱۴	افراز بهینه در گراف G	۴۰.۱
۱۷	نمونه‌ای از مدار VLSI	۵۰.۱
۱۸	کاربرد قطعه‌بندی تصویر برای تشخیص اتومبیل، از طریق تصاویر هوایی	۶۰.۱
۱۹	تصویر با مشخصات ۵×۵ پیکسل و گراف متناظر با آن به شکل ۴- اتصال	۷۰.۱
۲۰	گراف به شکل ۸- اتصال، متناظر با تصویر	۸۰.۱
۴۴	افراز ایجاد شده توسط جواب شدنی x_1	۱۰.۳
۵۹	ابرفصله جدا کننده	۲۰.۳
۶۷	درخت شاخه و کران	۳۰.۳
۷۷	ساختار ماتریس $A + D$	۴۰.۳
۹۵	گراف G با چهار راس	۱۰.۴
۹۶	افراز بهینه در حالتی که وزن راس‌ها برابر با ۱ است	۲۰.۴
۱۱۱	ساختار ماتریس $\mathcal{F}ww^T - (A + \bar{D})$	۳۰.۴

فهرست نمودارها

- ۲,۱ زمان اجرا سه روش FR، BGO و BGT برای حل مساله افزاینده گراف ۳۷
- ۲,۲ تعداد تکرار سه روش FR، BGO و BGT برای حل مساله افزاینده گراف ۳۸

پیش‌گفتار

از اوایل سال ۱۹۷۰ مساله افرازبندی گراف به طور گسترده مورد تحقیق و بررسی قرار گرفت. در حال حاضر بسیاری از مسایل در علوم و مهندسی را می‌توان به صورت مساله افرازبندی گراف فرمول‌بندی کرد. در حالت ساده اگر $G = (V, E)$ گرافی بدون جهت و وزن‌دار باشد هدف مساله افرازبندی گراف، افراز کردن راس‌های گراف به دو مجموعه جدا از هم است. به طوری که مجموع وزن یال‌های بین دو مجموعه کمینه شود (جهت‌دار بودن و وزن‌دار بودن راس‌های گراف، همچنین تعداد مجموعه‌های افراز (بیش‌تر از دو مجموعه) و... هر کدام نوع متفاوتی از مساله افرازبندی گراف را ایجاد می‌کند [۲۷، ۳۲]).

با وجود این‌که مساله افرازبندی گراف در رده‌ی مسایل NP-سخت قرار می‌گیرد. الگوریتم‌های دقیق و الگوریتم‌های ابتکاری دو رده کلی برای حل مساله افرازبندی گراف هستند. بر همین اساس این پایان‌نامه در چهار فصل به صورت زیر تدوین شده است.

در فصل اول، به بیان تاریخچه، معرفی مساله افرازبندی گراف، بیان کاربردها و بررسی مختصر چند روش حل که از بهینه‌سازی پیوسته برای حل مساله افرازبندی گراف، در دو رده الگوریتم‌های دقیق و ابتکاری استفاده می‌کند، خواهیم پرداخت.

در فصل دوم، به بررسی روش تقریبی کرویت^۱ برای حل مساله افرازبندی گراف با استفاده از بهینه‌سازی پیوسته نامقید و به کار بردن الگوریتم‌گرادیان مزدوج برای حل آن، خواهیم پرداخت. در ادامه این فصل، روش کرویت را با رده‌ی دیگری از الگوریتم‌گرادیان مزدوج برای حل مساله افرازبندی گراف مورد بررسی قرار خواهیم داد و نتایج

^۱Kruyt

آن را با روش کرویت مقایسه می‌کنیم.

در فصل سوم، روش هاگر^۱ و همکاران را که با استفاده از الگوریتم شاخه و کران، جواب بهینه مساله افرازبندی گراف را به دست می‌آورند، به تفصیل شرح خواهیم داد. هاگر و همکاران در این روش با تبدیل مساله افرازبندی گراف به مساله بهینه‌سازی پیوسته درجه دوم، با استفاده از شرایط لازم مرتبه اول برای مسایل بهینه‌سازی مقید (شرایط $K.K.T$) مساله افرازبندی گراف را حل می‌کنند.

در فصل چهارم، حالت دیگری از مساله افرازبندی گراف را مورد بررسی قرار خواهیم داد. در این حالت راس‌های گراف G نیز وزن‌دار هستند. در ادامه فصل چهارم با ایده گرفتن از روش هاگر و همکاران شرطی را روی مساله بهینه‌سازی پیوسته درجه دوم اعمال می‌کنیم تا مجموع وزن یال‌های بین دو مجموعه افزار و اختلاف بین وزن هر کدام از مجموعه‌های افراز به حداقل مقدار خود برسد.

فصل ۱

تعریف مساله و کاربرد آن

۱.۱ تاریخچه

نظریه گراف^۱ بر خلاف شاخه‌های دیگر ریاضیات نقطه آغاز مشخصی دارد. در سال ۱۷۳۶ زمانی که اوایلر^۲ مساله پل‌های کونیگزبرگ^۳ [۱۸] را در مکان و شرایط واقعی مطرح می‌کند، نظریه گراف به وجود آمده است. در راستای افزایش گراف می‌توان به مساله رنگ‌آمیزی گراف به عنوان یکی از زیر مساله‌های افزایش گراف اشاره کرد که در سال ۱۸۵۰ توسط فرانسویس گادری^۴ مورد مطالعه و بررسی قرار می‌گیرد [۴۳]. اما از اوایل سال ۱۹۷۰ مساله افزایش گراف^۵ به طور گسترده مورد تحقیق و بررسی قرار گرفته است [۸]. در همین سال، یک روش ابتکاری برای حل مساله افزایش گراف توسط کرنیگهان^۶ ارایه شد [۳۱].

۲.۱ مساله افزایش گراف

تعریف ۱.۲.۱. [۸] فرض کنید V یک مجموعه دلخواه باشد. در این صورت، P ، مجموعه‌ای از زیرمجموعه‌های

V را یک افزایش برای V می‌نامیم، هرگاه

۱. مجموعه P ناتهی باشد و شامل تهی نباشد.

۲. اعضای P دو به دو مجزا باشند. به عبارتی، برای هر $V_1, V_2 \in P$ رابطه $V_1 \cap V_2 = \emptyset$ برقرار باشد.

۳. اجتماع اعضای P برابر با V شود.

تعریف ۲.۲.۱. [۸] فرض کنید V یک مجموعه ناتهی با n_V عضو و E مجموعه‌ای با n_E زوج مرتب از اعضای

V باشد. زوج مرتب (V, E) را گراف G می‌گوییم که در آن اعضای V راس‌های گراف و اعضای E یال‌های

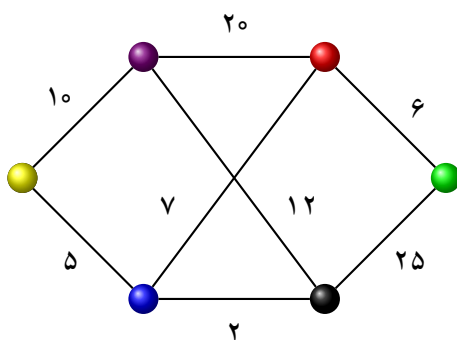
گراف هستند.

^۱Graph theory ^۲Leonhard Euler ^۳Bridges of Konigsberg ^۴Francis Guthrie ^۵Graph partitioning

^۶Kernighan

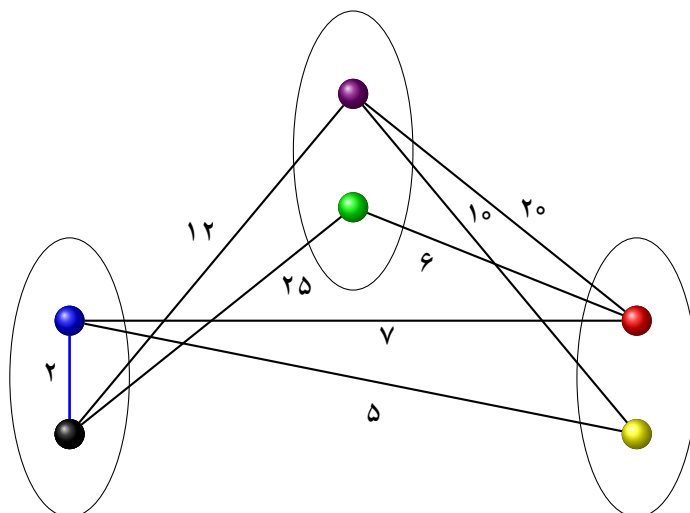
تعریف ۳.۲.۱. [۸] فرض کنید $G = (V, E)$ یک گراف و $P_k = \{V_1, \dots, V_k\}$ مجموعه‌ای متشکل از k زیرمجموعه V باشد. در این صورت، گوییم P_k یک افزازگراف G است، هرگاه P_k یک افزاز برای V مطابق با تعریف ۱.۲.۱ باشد.

مثال ۴.۲.۱. گراف G را به شکل زیر در نظر بگیرید:



شکل ۱.۱: گراف بدون جهت G با شش راس

می‌خواهیم راس‌های گراف G را افزاز کنیم به طوری که تعداد مجموعه‌های افزاز برابر با ۳ باشد، همچنین اندازه هر یک از مجموعه‌های افزاز مقداری معین بوده و برابر با ۲ باشد. بر این اساس، یک نمونه از افزازگراف G با ویژگی‌های ذکر شده، در شکل ۲.۱ نشان داده شده است.



شکل ۲.۱: یک افزاز از راس‌های گراف G

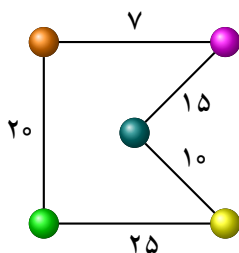
تعریف ۵.۲.۱. [۲۲] در شکل ۲.۱ به یال‌هایی که با رنگ مشکی نشان داده شده‌اند، یال‌های برشی^۱، (یال‌هایی که یک سر آن‌ها در یک مجموعه افراز و انتهای دیگر آن در مجموعه افراز دیگری قرار دارد) و به یال‌هایی که با رنگ آبی نشان داده شده‌اند، یال‌های غیر برشی^۲ (یال‌هایی که هر دو سر آن‌ها در یک مجموعه افراز قرار دارد) گفته می‌شود.

تعریف ۶.۲.۱. [۸] فرض کنید $G = (V, E)$ گرافی با یال‌های وزن‌دار باشد. هدف مساله k -افرازبندی گراف، افراز کردن راس‌های گراف به k مجموعه با اندازه معین است به طوری که مجموع وزن یال‌های بین مجموعه‌های افراز کمینه شود.

ملاحظه ۷.۲.۱. در همه الگوریتم‌های مورد بررسی در این پایان‌نامه، هدف افراز کردن راس‌ها، به دو مجموعه مجزا است ($k = 2$).

نکته ۸.۲.۱. مطابق تعریف ۶.۲.۱، اگر برای حالت ($k = 2$) الگوریتم حل داشته باشیم، برای حالتی که k توانی از ۲ است، می‌توان با استفاده از همین الگوریتم یک روش حل ارایه نمود [۸].

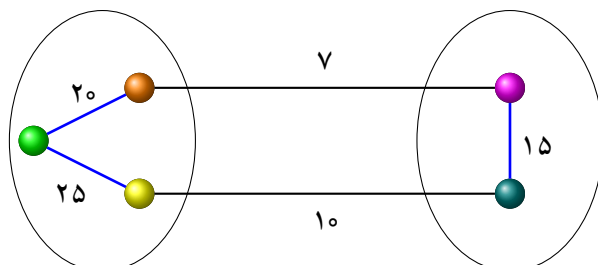
مثال ۹.۲.۱. گراف G را به شکل زیر در نظر بگیرید:



شکل ۳.۱: گراف G با پنج راس

^۱Cut edges ^۲Uncut edges

حال، بر پایه تعریف ۲.۱، جواب بهینه مساله افرازبندی گراف، متناظر با گراف شکل ۳.۱ به صورت زیر است.



شکل ۳.۱: افراز بهینه در گراف G

مطابق شکل ۳.۱ مجموع وزن یال‌های برشی برابر با ۱۷ است، که در بین همه افرازهای گراف G کمترین مقدار را دارد.

۳.۱ کاربردها

پس از بیان تاریخچه و معرفی مساله افرازبندی گراف، به تعدادی از کاربردهای آن اشاره می‌کنیم. بسیاری از مسایل در علوم و مهندسی می‌توانند به عنوان مسایل افرازبندی گراف فرمول‌بندی شوند. از این بین می‌توان به محاسبات موازی^۱ [۲۴، ۱۰]، طراحی مدارهای الکتریکی مانند VLSI^۲ [۲۹]، کنترل ترافیک هوایی^۳ [۷، ۶]، مرتب‌سازی محاسبات در ماتریس‌های تَنگ^۴ [۳۸]، زمان‌بندی کارها^۵ [۲۸] و قطعه‌بندی تصویر^۶ [۴۲، ۴۱، ۱] اشاره کرد. چند نمونه از این کاربردها را به اختصار شرح می‌دهیم.

^۱Parallel computations ^۲Very larg scale integration ^۳Air traffic control ^۴Sparse matrix ^۵Task scheduling
^۶Image segmentation

۱.۳.۱ کاربرد افزایشی گراف در محاسبات موازی

تعریف و ویژگی‌های محاسبات موازی. به اجرای هم‌زمان یک برنامه که به بخش‌های کوچک‌تری تبدیل شده است، محاسبات موازی گفته می‌شود. ایده این کار از آنجا گرفته شده است که فرایند حل یک مساله را معمولاً می‌توان به زیر وظایف کوچک‌تری تقسیم کرد که با اجرای هم‌زمان این زیر وظایف و هماهنگ کردن آن‌ها مساله اصلی در زمان کوتاه‌تری حل می‌شود. یک سیستم محاسبات موازی به رایانه‌ای گفته می‌شود که بیش از یک پردازنده، برای انجام محاسبات موازی دارد (هر یک از زیر وظایف توسط یک پردازنده اجرا می‌شود). از مزایای محاسبات موازی می‌توان به کاهش زمان محاسبه، حل مشکلات مربوط به محدودیت حافظه، امکان حل مسائل بزرگتر و صرفه اقتصادی اشاره کرد.

ارتباط بین گراف و محاسبات موازی. گراف‌ها به طور گسترده برای توصیف وابستگی داده‌ها در محاسبات استفاده می‌شوند. در واقع راس‌های گراف نشان دهنده واحد محاسبه و یال‌ها نشان دهنده وابستگی میان داده‌ها هستند. وزن مربوط به راس‌ها و یال‌ها هم می‌تواند به ترتیب نشان دهنده تعداد کارها در واحد محاسبه و تعداد داده‌ها باشد (برای روشن‌تر شدن ساختار گراف، فرایند محاسبه ریشه یک معادله درجه دوم را در نظر بگیرید، در این فرایند چهار عمل اصلی را به همراه جذرگیری داریم، که هر کدام از این عمل‌ها را می‌توان به عنوان یک واحد محاسبه و در نتیجه یک راس در گراف در نظر گرفت، همچنین ارتباط بین هر یک از این عمل‌ها را در این فرایند، می‌توان به عنوان یال در گراف نشان داد).

به کار بردن مساله افزایشی گراف در محاسبات موازی در راستای انجام محاسبات موازی می‌توان شبیه‌سازی مساله افزایشی گراف را در نظر گرفت، به این مفهوم که هر چه ارتباط بین زیر مساله‌هایی که بر روی پردازنده‌های مختلف حل می‌شوند، کمتر باشد (وزن یال‌های بین مجموعه‌های افزایشی کمینه شود)، نتیجه نهایی حل مساله نیز سریع‌تر به دست می‌آید (اگر فرایند ریشه‌یابی معادله درجه دوم را در نظر بگیرید، می‌توان گراف متناظر آن را افزایشی کرد، به طوری که هر یک از راس‌های گراف به عنوان یک زیر مساله، توسط یک پردازشگر

(مجموعه افراز) حل شود و ارتباط بین زیر مساله‌ها کمینه شود تا ریشه معادله درجه دوم سریع‌تر محاسبه شود) [۲۴].

۲.۳.۱ کاربرد افرازبندی گراف در طراحی مدارهای الکتریکی VLSI

تعریف مدارهای مجتمع مدارهای دیجیتال با مدارهای مجتمع ساخته می‌شوند. یک مدار مجتمع (IC) یک کریستال کوچک نیمه رسانا به نام تراشه است که قطعات الکترونیکی را برای دروازه‌های دیجیتال در خود دارد. اتصالات داخل تراشه، مدار مورد نیاز را به وجود می‌آورند. تراشه، در داخل یک محفظه پلاستیک و یا سرامیک جاسازی می‌شود و اتصالات آن با سیم‌های طلایی نازک به پایه‌های خارجی جوش داده می‌شود تا مدارهای مجتمع به وجود آیند.

با پیشرفت تکنولوژی مدارهای مجتمع، تعداد دروازه‌هایی که می‌تواند در یک تراشه جای گیرد به میزان قابل توجهی افزایش یافته است. بر این اساس، مدارهای مجتمع به چهار دسته تقسیم می‌شوند:

۱. مدارهای مجتمع با مقیاس کوچک (1SSI) که دارای چند دروازه در هر بسته واحد هستند. تعداد دروازه‌ها معمولاً کمتر از ۱۰ هستند.

۲. مدارهای مجتمع با مقیاس متوسط (2MSI) تقریباً دارای ۱۰ تا ۲۰۰ دروازه در هر بسته هستند.

۳. مدارهای مجتمع با مقیاس بزرگ (3LSI) این مدارها بین ۲۰۰ تا چند هزار دروازه در هر بسته دارند.

۴. مدارهای مجتمع با مقیاس بسیار بزرگ (VLSI) که حاوی هزاران دروازه در یک بسته هستند.

بررسی کارایی مدار الکتریکی VLSI. پس از ساخت یک مدار VLSI باید بررسی شود که آیا این مدار به درستی عمل می‌کند یا خیر. به همین منظور مساله‌هایی را به نام مسایل آزمون برای بررسی کارایی یک مدار تولید می‌کنند. اما، بررسی یک مدار VLSI به کمک مساله آزمون با توجه به ساختار مدار دارای محاسبات پیچیده است. از این رو مدار را بخش‌های کوچکتر تقسیم می‌کنند و پس بررسی هر بخش، ارتباط بخش‌ها با یکدیگر مورد

1 Small scale integration 2 Medium scale integration 3 Larg scale integration

بررسی قرار می‌گیرد و در نهایت نحوه عملکرد مدار مشخص می‌شود. این عمل باعث می‌شود فرایند تعیین کارایی یک مدار با سرعت بیشتری صورت بگیرد.

به کار بردن مساله افزایشی گراف^۱ . در راستای طراحی و بررسی مدار ابتدا مدارهای الکتریکی را به عنوان گراف $G = (V, E)$ در نظر می‌گیرند که در آن V مجموعه راس‌ها، نشان دهنده اجزای اصلی مدار مانند دروازه‌ها، فلیپ-فلاپ‌ها^۱ (امکان ذخیره‌سازی ۱ بیت را دارند و برای طراحی سلول‌های حافظه به کار می‌روند)، ورودی و خروجی‌ها است و E مجموعه یال‌ها نشان دهنده ارتباطات موجود در شبکه است. مساله افزایشی گراف در طراحی مدارهای الکتریکی، یک مدار را به بخش‌های کوچک‌تری تقسیم (افراز) می‌کند به طوری که ارتباط بین این بخش‌ها کمینه شود، این عمل موجب می‌شود پس از اینکه نحوه عملکرد هر بخش با استفاده از مسایل آزمون مشخص شد، بررسی ارتباط بخش‌ها با یکدیگر با سرعت بیشتر و پیچیدگی کمتر انجام پذیرد [۲۹].

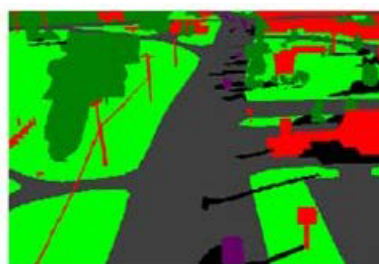


شکل ۵.۱: نمونه‌ای از مدار VLSI

^۱Flip-flops

۳.۳.۱ کاربرد افزایش بندی گراف در قطعه‌بندی تصویر

تعریف و کاربرد قطعه‌بندی تصویر. پردازش تصویر شامل چندین مرحله بوده که مهمترین آن‌ها قطعه‌بندی است. قطعه‌بندی، فرایندی است که تصویر را به قسمت‌های اصلی سازنده‌اش تقسیم می‌کند. به این معنی که اشیا مختلف موجود در تصویر، با توجه به کاربرد مورد نظر، از هم جدا می‌شوند تا تحلیل تصویر در مراحل بعدی راحت‌تر انجام بگیرد. برای روشن‌تر شدن فرایند قطعه‌بندی تصویر فرض کنید که از طریق هوایی به دنبال رهگیری یک وسیله نقلیه هستیم (شکل ۶.۱ را ببینید). برای این منظور، ابتدا باید جاده شناسایی شده، و سپس تشخیص وسیله نقلیه مورد نظر صورت گیرد. بر این اساس، ابتدا جاده از تصویر جدا می‌شود، سپس جاده به اجزایی تقسیم می‌شود که تقریباً به بزرگی هدف مورد نظر هستند، این عمل موجب می‌شود تا بتوان وسیله نقلیه مورد نظر را در تصویر پیدا کرد.



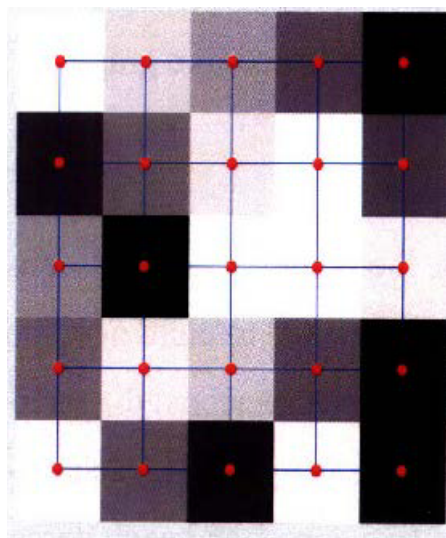
شکل ۶.۱: کاربرد قطعه‌بندی تصویر برای تشخیص اتومبیل، از طریق تصاویر هوایی

از میان کاربردهای قطعه‌بندی تصویر می‌توان به تجزیه تصاویر پزشکی برای تعیین محل تومورها، اندازه‌گیری حجم بافت و تشخیص بیماری اشاره کرد. قطعه‌بندی تصویر همچنین در تشخیص چهره و اثر انگشت و تعیین محل اشیا در تصاویر ماهواره‌ای، مانند جاده‌ها و جنگل‌ها کاربرد دارد [۱].

استفاده از گراف در قطعه‌بندی تصویر یکی از اولین روش‌های قطعه‌بندی تصویر به وسیله نظریه گراف ارایه شده است. بر این اساس، یک تصویر را می‌توان به گراف تبدیل کرد به طوری که هر پیکسل^۱ (کوچکترین عنصر غیر قابل تقسیم در تصویر) نماینده یک راس در گراف است. به عبارت دیگر، اگر یک تصویر $m \times n$ پیکسل باشد،

^۱Pixel

در این صورت، تعداد راس‌ها در گراف متناظر با آن تصویر، برابر با $m \times n$ خواهد بود (شکل ۷.۱ را ببینید). با توجه به نحوه تعیین راس‌ها در گراف، می‌توان نتیجه گرفت تعداد راس‌ها ثابت و برابر با تعداد پیکسل‌هاست. دو راس (پیکسل) در گراف که در همسایگی یک‌دیگر هستند، به وسیله یال به یک‌دیگر متصل می‌شوند. بر خلاف راس‌ها تعداد یال‌ها در گراف می‌تواند متفاوت باشد، در یک نمونه هر راس تنها می‌تواند در جهت‌های شمال، جنوب، غرب و شرق به راس‌های مجاور خود متصل شود، به این مدل ۴- اتصال^۱ گفته می‌شود (شکل ۷.۱ را ببینید).

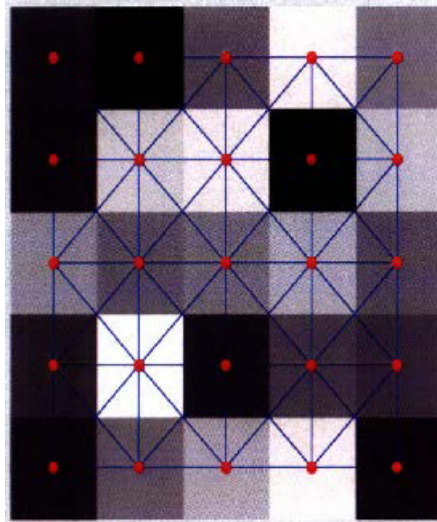


شکل ۷.۱: تصویر با مشخصات 5×5 پیکسل و گراف متناظر با آن به شکل ۴- اتصال

در نمونه‌ای دیگر، هر راس می‌تواند به راس‌های مجاور خود در جهت‌های شمال، جنوب، غرب، شرق، شمال غرب، شمال شرق، جنوب غرب و جنوب شرق متصل شود، به این مدل ۸- اتصال گفته می‌شود (شکل ۸.۱ را ببینید).

مدل‌های دیگری هم برای رسم گراف وجود دارد ([۴۲] را ببینید). در مرحله بعد، یال‌ها بر اساس توابعی به نام توابع وزن^۲، با توجه به درجه اختلاف پیکسل‌ها (راس‌های گراف)، وزن‌دار می‌شوند [۴۲].

^۱Connected Weighting functions



شکل ۸.۱: گراف به شکل ۸- اتصال، متناظر با تصویر

به کار بردن مساله افرازبندی گراف بعد از پیش پردازش‌های اولیه تصویر ورودی به گراف تبدیل می‌شود، گراف به دست آمده افرازبندی شده، بر اساس افراز بهینه این گراف بر روی تصویر مدل و در نتیجه تصویر قطعه‌بندی می‌شود.

۴.۱ روش‌های حل مساله افرازبندی گراف

مساله افرازبندی گراف در رده مسایل NP -سخت^۱ [۱۷] قرار می‌گیرد. با این وجود، دو رده کلی حل برای مسایل افرازبندی گراف وجود دارد. الگوریتم‌های دقیق^۲ که با وجود NP -سخت بودن مساله می‌توانند روی مسایل با اندازه متوسط کارا باشند و الگوریتم‌های ابتکاری^۳ که سعی دارند در زمان بسیار کم یک جواب تقریبی قابل قبول پیدا کنند.

در این میان تعدادی از الگوریتم‌های دقیق و ابتکاری را به اختصار شرح خواهیم داد.

^۱NP-hard ^۲Exact methods ^۳Heuristic methods

۱.۴.۱ الگوریتم‌های ابتکاری

الگوریتم ولکوچ و رندل

قبل از بیان خلاصه‌ای از روش ولکوچ^۱ و رندل^۲ باید توجه کرد که

ملاحظه ۱.۴.۱. در مساله افزایشی گراف با توجه به این که مجموع وزن همه یال‌ها مقداری ثابت است، می‌توان به جای کمینه کردن وزن یال‌های برشی، وزن یال‌های غیر برشی را بیشینه کرد، به همین جهت مساله افزایشی گراف را می‌توان به عنوان یک مساله بیشینه‌سازی در نظر گرفت و در نتیجه در روش‌های تقریبی برای حل مساله افزایشی گراف، می‌توان یک کران بالای مناسب برای مساله پیدا کرد.

در سال‌های ۱۹۹۴ و ۱۹۹۵ ولکوچ و رندل با استفاده از بهینه‌سازی پیوسته^۳ یک روش ابتکاری برای حل مساله k -افزایشی گراف ارائه کردند [۳۹، ۱۵]. این روش که مبتنی بر روش‌های بهینه‌سازی^۴ است، ابتدا با آزادسازی قیدها روی برنامه‌ریزی پیوسته یک کران بالای مناسب به دست می‌آورد. سپس، با استفاده از این کران بالا جواب شدنی برای مساله افزایشی گراف به دست می‌آید. روش ابتکاری ولکوچ و رندل بر اساس مقاله‌ای از دناس^۵ و هافمن^۶ در سال ۱۹۷۳ ارائه شد [۱۴].

الگوریتم کرویت

کرویت در سال ۱۹۹۷، مقاله‌ای بر پایه حل مساله بهینه‌سازی پیوسته نامقید با استفاده از روش گرادیان مزدوج^۷ ارائه داد [۳۳]. روش او مبتنی بر مقاله‌ای از پوشن^۸ و همکاران [۳۸] در سال (۱۹۹۰) بود. پوشن و همکاران در این مقاله نشان دادند می‌توان با استفاده از مساله بهینه‌سازی نامقید، جواب تقریبی قابل قبولی برای مساله افزایشی گراف به دست آورد. این الگوریتم، در فصل ۲ شرح داده خواهد شد.

^۱Henry Wolkowicz ^۲Franz Rendl ^۳Continuous optimization ^۴Optimization-based methods ^۵Donath

^۶Hoffman ^۷Conjugate gradient ^۸Pothen

۲.۴.۱ الگوریتم‌های دقیق

الگوریتم کاریش و همکاران

کاریش^۱ و همکاران در سال ۲۰۰۰، الگوریتمی دقیق برای مساله دو بخشی کردن گراف^۲ ارائه دادند. روش شاخه و کران^۳ بر پایه ترکیب رهیافت صفحه برش^۴ با برنامه‌ریزی نیمه معین^۵ (بخش ۲.۳ را ببینید)، الگوریتمی بود که آن‌ها برای حل مساله افرازبندی گراف از آن استفاده کردند [۳۰].

الگوریتم هاگر و همکاران

در سال ۱۹۹۹ هاگر و کرلیوک^۶ نشان دادند، مساله افرازبندی گراف در حالتی که راس‌های گراف به دو مجموعه تقسیم می‌شوند، با یک مساله بهینه‌سازی پیوسته درجه دوم^۷، معادل است [۱۹] (برای حالتی که تعداد مجموعه‌های افراز بیش از ۲ است، [۲۰] را ببینید). پس از آن در سال ۲۰۱۳، هاگر و همکاران الگوریتمی مبتنی بر روش شاخه و کران، برای حل مساله بهینه‌سازی پیوسته که معادل با حل مساله افرازبندی گراف بود، ارائه دادند [۲۳]. کران پایین در روش شاخه و کران، بر اساس بازنویسی تابع هدف مساله بهینه‌سازی پیوسته، به صورت مجموع دو تابع محدب و مقعر، به دست می‌آید. پس از آن به جای بخش مقعر تابع هدف، از یک تابع آفین (بخش ۲.۳ را ببینید) استفاده می‌شود ([۲۱] را ببینید). این الگوریتم در فصل ۳ به تفصیل شرح داده خواهد شد.

^۱Karisch ^۲Graph bisection problem ^۳Branch-and-bound algorithm ^۴Cutting plane ^۵Semidefinite programming ^۶Krylyuk ^۷Continuous quadratic optimization

مراجع

- [۱] سلطان پور، حدیث، وفایی جهان، مجید، و جلالی، مهرداد. بهینه سازی تقطیع تصویر مبتنی بر گراف با استفاده از الگوریتم رقابت استعماری. کنگره ملی مهندسی برق، کامپیوتر و فناوری اطلاعات (۱۳۹۲)، ۴۵-۵۲.
- [۲] قصاب مهرجرد، آمنه. بررسی الگوریتم چندسطحی برای حل مساله k -افرازبندی متعادل گراف. پایان نامه کارشناسی ارشد، دانشکده علوم ریاضی، دانشگاه فردوسی مشهد، ۱۳۹۲.
- [3] ALIPRANTIS, C., AND BORDER, K. *Infinite Dimensional Analysis: A Hitchhiker's Guide*. Springer, 2007.
- [4] BABAIE-KAFAKI, S., AND GHANBARI, R. The dai-liao nonlinear conjugate gradient method with optimal parameter choices. *European Journal of Operational Research* 234, 3 (2014), 625–630.
- [5] BAPAT, R. *Graphs and Matrices*. Springer, 2010.
- [6] BICHOT, C. E. A metaheuristic based on fusion and fission for partitioning problems. *20th IEEE International Parallel and Distributed Processing Symposium* (2006), 3499 – 3506.

-
- [7] BICHOT, C. E. A new method, the fusion fission, for the relaxed k-way graph partitioning problem, and comparisons with some multilevel algorithms. *Journal of Mathematical Modeling and Algorithms* 6, 3 (2007), 319–344.
- [8] BICHOT, C., AND SIARRY, P. *Graph Partitioning*. John Wiley & Sons Ltd, 2013.
- [9] BLAKE, Y. H. R. Numerical experiences with partitioning of unstructured meshes. *Parallel Computing* 20, 5 (1994), 815–829.
- [10] CHAMBERLAIN, B. L. Graph partitioning algorithms for distributing workloads of parallel computations. *University of Washington Technical Report UW-CSE-98-10 3* (1998).
- [11] CHONG, E. K. P., AND ZAK, S. H. *An Introduction to Optimization*. Wiley, 2014.
- [12] DE KLERK, E. *Aspects of Semidefinite Programming: Interior Point Algorithms and Selected Applications*. Springer, 2002.
- [13] DOLAN, E. D., AND MORE, J. J. Benchmarking optimization software with performance profiles. *Mathematical Programming* 91, 2 (2002), 201–213.
- [14] DONATH, W. E., AND HOFFMAN, A. J. Lower bounds for the partitioning of graphs. *IBM Journal of Research and Development* 17, 5 (1973), 420–425.
- [15] FALKNER, J., RENDL, F., AND WOLKOWICZ, H. A computational study of graph partitioning. *Mathematical Programming* 66, 1-3 (1994), 211–239.
- [16] FLETCHER, R., AND REEVES, C. M. Function minimization by conjugate gradients. *The Computer Journal* 7, 2 (1964), 149–154.

-
- [17] GAREY, M. R., JOHNSON, D. S., AND STOCKMEYER, L. Some simplified np-complete problems. *Proceedings of the Sixth Annual ACM Symposium on Theory of Computing* 74 (1974), 47–63.
- [18] GRIBKOVSKAIA, I., HALSKAU, O., AND LAPORTE, G. The bridges of konigsberg - a historical perspective. *Networks* 49, 3 (2007), 199–203.
- [19] HAGER, W. W., AND KRYLYUK, Y. Graph partitioning and continuous quadratic programming. *SIAM Journal on Discrete Mathematics* 12, 4 (1999), 500–523.
- [20] HAGER, W. W., AND KRYLYUK, Y. Multiset graph partitioning. *Mathematical Methods of Operations Research* 55, 1 (2002), 1–10.
- [21] HAGER, W. W., AND PHAN, D. T. An ellipsoidal branch and bound algorithm for global optimization. *SIAM Journal on Optimization* 20, 2 (2009), 740–758.
- [22] HAGER, W. W., PHAN, D. T., AND ZHANG, H. An exact algorithm for graph partitioning. *Mathematical Programming* 137, 1-2 (2013), 531–556.
- [23] HAGER, W., PHAN, D., AND ZHANG, H. An exact algorithm for graph partitioning. *Mathematical Programming* 137, 1-2 (2013), 531–556.
- [24] HENDRICKSON, B., AND KOLDA, T. G. Graph partitioning models for parallel computing. *Parallel Computing* 26, 12 (2000), 1519–1534.
- [25] HORST, R., AND THOAI, N. DC programming: Overview. *Journal of Optimization Theory and Applications* 103, 1 (1999), 1–43.

-
- [26] HSIEH, S. H., PAULINO, G. H., AND ABEL, J. F. Recursive spectral algorithms for automatic domain partitioning in parallel finite element analysis. *Computer Methods in Applied Mechanics and Engineering* 121, 1-4 (1995), 137–162.
- [27] JÄGER, G., AND SRIVASTAV, A. Improved approximation algorithms for maximum graph partitioning problems. in *FSTTCS 2004: Foundations of Software Technology and Theoretical Computer Science*, volume 3328. Springer Berlin Heidelberg, 2005, pp. 348–359.
- [28] JOHNSON, T., DAVIS, T. A., AND HADFIELD, S. M. A concurrent dynamic task graph. *Parallel Computing* 22, 2 (1996), 327–333.
- [29] KAHNG, A., LIENIG, J., AND MARKOV, I. *VLSI Physical Design: From Graph Partitioning to Timing Closure*. Springer, 2010.
- [30] KARISCH, S. E., RENDL, F., AND CLAUSEN, J. Solving graph bisection problems with semidefinite programming. *INFORMS Journal on Computing* 12, 3 (2000), 177–191.
- [31] KERNIGHAN, B. W., AND LIN, S. An efficient heuristic procedure for partitioning graphs. *The Bell Systems Technical Journal* (1970).
- [32] KONSTANTIN, A., AND RÄCKE, H. Balanced graph partitioning. in *Proceedings of the Sixteenth Annual ACM Symposium on Parallelism in Algorithms and Architectures*. ACM, 2004, pp. 120–124.
- [33] KRUYT, N. A conjugate gradient method for the spectral partitioning of graphs. *Parallel Computing* 22, 11 (1997), 1493–1502.

-
- [34] LUENBERGER, D., AND YINYU, Y. *Linear and Nonlinear Programming*. Springer, 2008.
- [35] MUNKRES, J. R. *Topology; a First Course*. Prentice-Hall, 1974.
- [36] MURTY, K., AND KABADI, S. Some NP-complete problems in quadratic and nonlinear programming. *Mathematical Programming* 39, 2 (1987), 117–129.
- [37] PARDALOS, P., AND VAVASIS, S. Quadratic programming with one negative eigenvalue is NP-hard. *Journal of Global Optimization* 1, 1 (1991), 15–22.
- [38] POTHEN, A., SIMON, H. D., AND LIOU, K. P. Partitioning sparse matrices with eigenvectors of graphs. *SIAM J. Matrix Anal. Appl.* 11, 3 (1997), 430–452.
- [39] RENDL, F., AND WOLKOWICZ, H. A projection technique for partitioning the nodes of a graph. *Annals of Operations Research* 58, 3 (1995), 155–179.
- [40] RUDIN, W. *Principles of Mathematical Analysis*. McGraw-Hill, 1976.
- [41] SHI, J., AND MALIK, J. Normalized cuts and image segmentation. *IEEE Transactions on Pattern Analysis and Machine Intelligence* 22, 8 (2000), 888–905.
- [42] STRANG, G., AND GOH, C. F. *0-1 graph partitioning and image segmentation*. Ph.D. thesis, MIT Massachusetts Institute of Technology, 2008.
- [43] VOLOSHIN, V. I. Graph coloring: History, results and open problems. *Alabama Journal of Mathematics* 34 (2009), 92–94.

واژه‌نامه فارسی به انگلیسی

ا

Relaxation	آزادسازی
Connected	اتصال
Graph partitioning	افرازبندی گراف
Partitioning balance	افرازبندی متوازن
Heuristic methods	الگوریتم‌های ابتکاری
Exact methods	الگوریتم‌های دقیق

ب

Semidefinite programming	برنامه‌ریزی نیمه معین
Affine underestimate	بهترین تخمین آفین
Continuous optimization	بهینه‌سازی پیوسته
Continuous quadratic optimization	بهینه‌سازی پیوسته درجه دوم

Difference convex optimization بهینه‌سازی تفاضل محدب

پ

Pixel پیکسل

ت

Function affine تابع آفین

Difference convex function تابع تفاضل محدب

Convex function تابع محدب

Concave function تابع مقعر

Weighting functions توابع وزن

د

Degree درجه

Spectral bisection دو بخشی کردن طیفی

ر

Branch-and-bound algorithm روش شاخه و کران

Optimization-based methods روش‌های بهینه‌سازی

ز

Task scheduling زمان‌بندی کارها

ص

Cutting plane صفحه برش

ف

Flip-flops فیلیپ-فلاپ‌ها

ق

Image segmentation قطعه‌بندی تصویر

ک

Air traffic control کنترل ترافیک هوایی

گ

Conjugate gradient گرادیان مزدوج

م

Laplacian matrix ماتریس لاپلاسیان

Sparse matrix ماتریس‌های تَنگ

Compact set مجموعه فشرده

Parallel computations محاسبات موازی

Min-cut problem مساله برش کمینه

Graph bisection problem مساله دو بخشی کردن گراف

ن

Euclidian norm نرم اقلیدسی

Graph theory نظریه گراف

Positive semidefinite نیمه‌معین مثبت

و

Average weight وزن متوسط

ی

Cut edges یال‌های برشی

Uncut edges یال‌های غیر برشی

واژه‌نامه انگلیسی به فارسی

A

Affine underestimate	بهترین تخمین آفین
Air traffic control	کنترل ترافیک هوایی
Average weight	وزن متوسط

B

Branch-and-bound algorithm	روش شاخه و کران
----------------------------	-----------------

C

Compact set	مجموعه فشرده
Concave function	تابع مقعر
Conjugate gradient	گرادیان مزدوج

Connected اتصال

Continuous optimization بهینه‌سازی پیوسته

Continuous quadratic optimization بهینه‌سازی پیوسته درجه دوم

Convex function تابع محدب

Cut edges یال‌های برشی

Cutting plane صفحه برش

D

Degree درجه

Difference convex function تابع تفاضل محدب

Difference convex optimization بهینه‌سازی تفاضل محدب

E

Euclidian norm نرم اقلیدسی

Exact methods الگوریتم‌های دقیق

F

Flip-flops فیلیپ-فلاپ‌ها

Function affine تابع آفین

G

Graph bisection problem مساله دو بخشی کردن گراف

Graph partitioning افرازبندی گراف

Graph theory نظریه گراف

H

Heuristic methods الگوریتم‌های ابتکاری

I

Image segmentation قطعه‌بندی تصویر

L

Laplacian matrix ماتریس لاپلاسیان

M

Min-cut problem مساله برش کمینه

O

Optimization-based methods روش‌های بهینه‌سازی

P

Parallel computations محاسبات موازی

Partitioning balance افرازبندی متوازن

Pixel پیکسل

Positive semidefinite نیمه‌معین مثبت

R

Relaxation آزادسازی

S

Semidefinite programming برنامه‌ریزی نیمه معین

Sparse matrix ماتریس‌های تَنک

Spectral bisection دو بخشی کردن طیفی

T

Task scheduling زمان‌بندی کارها

U

Uncut edges یال‌های غیر برشی

W

Weighting functions توابع وزن

نمایه

Affine underestimate بهترین تخمین آفین. ۵۲

Air traffic control کنترل ترافیک هوایی. ۱۲

Average weight وزن متوسط. ۹۳

Branch-and-bound algorithm روش شاخه و کران. ۲۰

Compact set مجموعه فشرده. ۵۲

Concave function تابع مقعر. ۵۰

Conjugate gradient گرادیان مزدوج. ۱۹

Connected اتصال. ۱۷

Continuous optimization بهینه‌سازی پیوسته. ۱۹

Continuous quadratic optimization بهینه‌سازی پیوسته درجه دوم. ۲۰

Convex function تابع محدب. ۵۰

Cut edges یال‌های برشی. ۱۱

Cutting plane صفحه برش. ۲۰

Degree درجه. ۲۲

Difference convex function تابع تفاضل محدب. ۵۱

Difference convex optimization بهینه‌سازی تفاضل محدب. ۵۱

Euclidian norm نرم اقلیدسی. ۳۸

Exact methods الگوریتم‌های دقیق. ۱۸

Flip-flops فلیپ-فلاپ‌ها. ۱۵

Function affine تابع آفین. ۵۰

Graph bisection problem مساله دو بخشی کردن گراف. ۲۰

Graph partitioning افرازبندی گراف. ۹

Graph theory نظریه گراف. ۹

Heuristic methods الگوریتم‌های ابتکاری. ۱۸

Image segmentation قطعه‌بندی تصویر. ۱۲

Laplacian matrix ماتریس لاپلاسیان. ۲۲

Min-cut problem مساله برش کمینه. ۴۰

۱۹ Optimization-based methods روش‌های بهینه‌سازی.

۱۲ Parallel computations محاسبات موازی.

۹۳ Partitioning balance افزایش‌بندی متوازن.

۱۶ Pixel پیکسل.

۳۸ Positive semidefinite نیمه‌معین مثبت.

۲۷ Relaxation آزادسازی.

۲۰ Semidefinite programming برنامه‌ریزی نیمه معین.

۱۲ Sparse matrix ماتریس‌های تنگ.

۲۵ Spectral bisection دو بخشی کردن طیفی.

۱۲ Task scheduling زمان‌بندی کارها.

۱۱ Uncut edges یال‌های غیر برشی.

۱۷ Weighting functions توابع وزن.