

تعدیل وردشی شبکه در حل معادلات دیفرانسیل با مشتقات جزئی دو بعدی

علیرضا سهیلی و محمد هادی مصلحی

چکیده

در یک روش وردشی برای تعدیل شبکه، شبکه تعدیل پذیر به عنوان نگاره یک شبکه ثابت یکنواخت روی یک دامنه محاسباتی، تحت یک تبدیل مختصات مناسب بنا می شود. این تبدیل، مینیمم کننده یک تابع معین می باشد که میزان خطا را در نتایج عددی اندازه می گیرد. در این راستا یک تابع به اصطلاح نشانگر تجویز می شود تا تعدیل شبکه را کنترل کند. در این مقاله، یک تابع تولید و تعدیل شبکه که تعریف آن بر نگاشت های همساز روی خمینه ها استوار است، تعریف شده و سپس یک فرم عمومی، با الهام از آن بیان می شود. این فرم عمومی به گونه ای است که اکثر تابع های پیشنهادی برای تولید و تعدیل شبکه را می توان در آن قالب، اما با توابع نشانگر مختلف بیان کرد.

معادلات اوپلر - لاگرانژ متناظر با تابع تعدیل شبکه، که در قالب معادلات دیفرانسیل جزئی بیان شده و مستقل از زمان می باشند را معادلات تولید و تعدیل شبکه می نامند. از این معادلات با استفاده از معادلات شار گرادیان، معادله حرکت شبکه منتج خواهد شد. معادله حرکت شبکه به دست آمده، شبکه را در هر گام زمانی تولید خواهد کرد. در نهایت قابلیت روش مذکور با بررسی نتایج عددی، مورد تجزیه و تحلیل قرار خواهد گرفت.

واژه های کلیدی: تعدیل شبکه، روش وردشی، اصل هم توزیعی، معادلات اوپلر - لاگرانژ، معادلات شار گرادیان، تانسور متری

۱ مقدمه

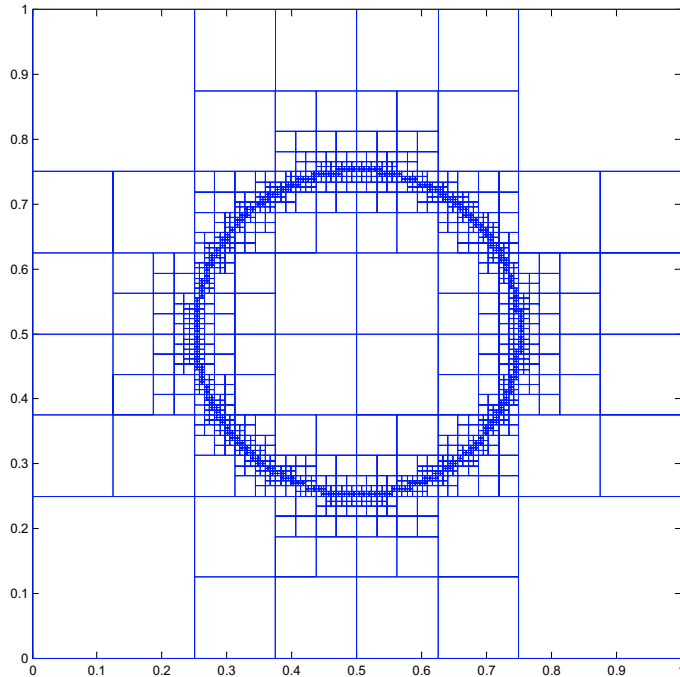
در دنیای امروز طیف وسیعی از مسائل موجود در طبیعت و پدیده های فیزیکی با معادلات

دیفرانسیل جزئی توصیف و شبیه‌سازی می‌شوند که بعضی از این مسائل از جمله حرکت امواج، لایه های مرزی این امواج یا موجهای ناگهانی دارای تغییرات بزرگ و شوکهای مقطعی و ناگهانی هستند. لذا برای حل معادلات دیفرانسیل جزئی توصیف کننده آنها که جوابهای آنها تغییرات ناگهانی و سریع دارند، روشهای معمولی حل عددی (تفاضل منتهای یا عناصر منتهای)، غالباً ناممکن و ناپایدار خواهند بود. از طرفی به کار گرفتن شبکه‌هایی با سلولهای کوچک‌تر یا با گره‌های بیشتر برای تحت پوشش قرار دادن این تغییرات سریع، مقرون به صرفه نبوده و در بسیاری از موارد به ناکارآمدی روش منجر خواهد شد. بدین ترتیب استفاده از شبکه تعدیل‌پذیر و قابل انطباق با تغییرات سریع موجود در جواب معادله دیفرانسیل جزئی، به عنوان یک راهکار اساسی و انکارناپذیر در حل این معادلات مطرح شده و بنابراین روش‌های تعدیل شبکه شکل گرفتند. چندان که در ۲۰ سال گذشته با توسعه تکنیک‌های مختلف تخمین خطا، استفاده از تعدیل شبکه به یک رویه استاندارد در اغلب نرم افزارهای عددی تبدیل شده است.

دو طیف عمده روش‌های تعدیل، روش‌های «تظریف موضعی» و «شبکه متحرک» هستند که برای حل عددی معادلات دیفرانسیل جزئی وابسته به زمان بکار روند. در روش‌های نظریف موضعی، بعضی از سلول‌های شبکه که جواب فیزیکی در محدوده آنها با تغییرات ناگهانی روبرو است، دوباره همانند یک شبکه با اندازه h تقسیم‌بندی شده و در شبکه اولیه به صورت موضعی قرار می‌گیرند و به روش h - نظریف^۱ معروفند (شکل ۱). اما در روش‌های شبکه متحرک، شبکه و گره‌ها با گذر هر گام زمانی به طور خودکار در محل‌هایی که تغییرات ناگهانی وجود دارد متمرکز می‌شوند.

روش‌هایی که در حل عددی معادلات دیفرانسیل با مشتقات جزئی وابسته به زمان، بر مبنای استفاده از شبکه‌های تعدیل‌پذیر متحرک پیاده‌سازی می‌شوند به دو دسته ایستا و پویا تقسیم می‌شوند. در روش ایستا، شبکه در هر گام زمانی بصورت مجزا حرکت می‌کند و ارتباطی بین گسسته‌سازی معادله دیفرانسیل و انتخاب شبکه وجود ندارد. در این روش جواب روی یک شبکه غیر یکنواخت و در طول گام زمانی مجزا محاسبه می‌گردد. پس از طی یک یا چند مرحله، یک شبکه‌بندی مجدد صورت می‌گیرد، که ممکن است تعداد گره‌هایش با تعداد گره‌های شبکه جدید تفاوت داشته باشد. متغیرهای وابسته از شبکه قدیم به شبکه جدید درونیابی و مقدار تابع در نقاط شبکه جدید محاسبه می‌شود. در روش پویا، معادلات دیفرانسیل جزئی فیزیکی (معادله‌ای که می‌خواهیم حل کنیم) و معادلات شبکه را به عنوان یک دستگاه معادلات دیفرانسیل توأم حل می‌کنند و بر خلاف روش‌های ایستا، درونیابی از متغیرهای وابسته از شبکه قدیم به شبکه جدید لازم نیست.

1) h-refinement

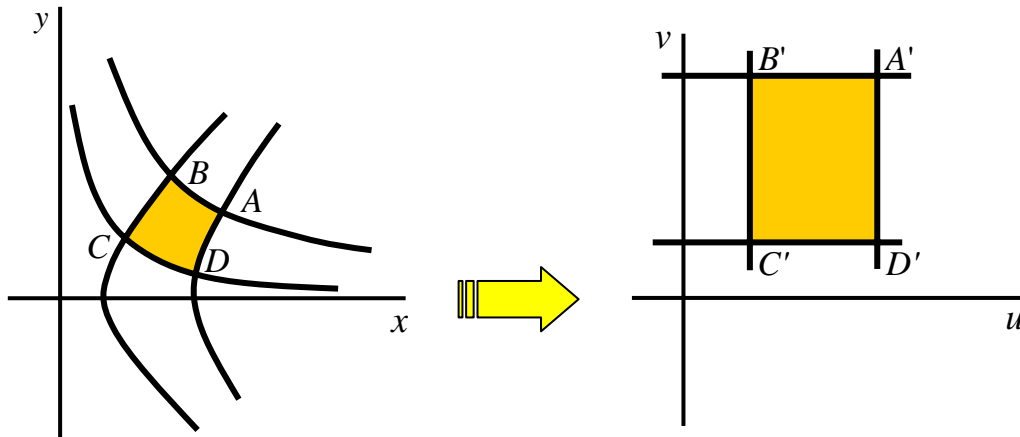


شکل ۱. نمایشی از شبکه در روش تطریف موضعی

۲. مختصات فیزیکی و مختصات محاسباتی

هر سلول شبکه یک قسمت انتگرالی از مدل‌های تفاضل متناهی و عناصر متناهی می‌باشد. مسلماً کارآیی مدل‌های گسسته وقتی به طور فزاینده بالا می‌رود که آنها با استفاده از مختصات طبیعی (معمولی) که برای انجام محاسبات ریاضی مناسب است بنا شده باشند و یک طرح منظم از ارتباط بین گره‌های شبکه، مد نظر قرار گیرد. این امر با یک تبدیل مختصات محقق خواهد شد به شرطی که مرزهای دامنه جدید، بوسیله خطوط موازی محورهای مختصات نشان داده شود. برای مثال نگاشت $w = z^2$ (z نقطه‌ای در صفحه xy و w نقطه‌ای در صفحه wv است) تبدیل نشان داده شده در شکل ۲ را انجام می‌دهد به این معنی که مرز ناحیه $ABCD$ را روی مرز ناحیه $A'B'C'D'$ می‌نگارد.

تعدیل وردشی شبکه در حل معادلات دیفرانسیل با مشتقات جزئی دو بعدی _____ ۴



شکل ۲. تبدیل ناحیه $ABCD$ به $A'B'C'D'$ به وسیله نگاشت $w = z^2$

به مختصات اولی که جسم در آن قرار گرفته مختصات فیزیکی Ω_p و به مختصات دومی مختصات محاسباتی Ω_c گویند. البته در اینجا تبدیل مختصات توسط یک نگاشت معکوس پذیر

$$\begin{cases} x : \Omega_c \rightarrow \Omega_p \\ \vec{x} = x(\vec{\xi}) \end{cases}$$

با معکوس

$$\begin{cases} \xi : \Omega_p \rightarrow \Omega_c \\ \vec{\xi} = \xi(\vec{x}) \end{cases}$$

صورت می گیرد که نگاشت تعدیل نامیده می شود.

با استفاده از تابع نشانگر این نگاشت می تواند طوری ساخته شود که علاوه بر تطبیق مرزها، جنبه های مهم شبکه از قبیل تراکم، تعامد و همواری را نیز کنترل کند.

۳ توابع نشانگر در دو بُعد

همانطور که بیان شد در روش شبکه متحرک برای حل معادله دیفرانسیل جزئی، گره های شبکه در مکان هایی که تابع دارای تغییرات سریع و ناگهانی است متمرکز می شوند. برای شناسایی این مکان ها از توابعی به نام توابع نشانگر^۱ استفاده می کنند. این توابع معمولاً براساس یک سری خواص فیزیکی و یا هندسی تعریف می شوند و در فضای دو بعدی می توانند طوری تعریف شوند که علاوه بر تراکم شبکه^۲ در محل های مورد نظر، کنترل خواص دیگری از شبکه از جمله هم ترازی^۳ با یک میدان جهتی و برقراری یک سطح عالی از تعامد، خطوط شبکه را نیز در دل خود جای دهند. رده ای از روش های تولید شبکه تعدیل پذیر روش های وردشی هستند که هدف ما مطالعه آنهاست. در این روش، تبدیل مختصات بین دامنه های فیزیکی و محاسباتی، $\vec{\xi} = \xi(\vec{x})$ به عنوان مینیمم کننده

1) indicator 2) mesh concentration 3) conformity

یک تابعک معین که میزان خطا را در تخمین عددی جواب در مختصات فیزیکی اندازه می‌گیرد، معین می‌شود. در این مقاله، این تابعک به صورت کلی زیر داده می‌شود:

$$I[\vec{\xi}] = \int_{\Omega_p} \sum_{i=1}^2 (\nabla \xi_i)^T G_i^{-1} (\nabla \xi_i) d\vec{x}. \quad (1.3)$$

می‌توان گفت در این صورت کلی تابعک پیشنهادی بسیاری از دانشمندان از قبیل «وینسلو»^۱، «داوینسکی»^۲ و «برک بیل و سالتزمن»^۳ با G_i های مختلف تأمین خواهند شد. G_i که یک ماتریس 2×2 ، معین مثبت و متقارن (البته در حالت کلی یک ماتریس نیمه معین مثبت) است، تابع نشانگر نامیده می‌شود. توابع G_i بسته به خواصی از شبکه مورد نظر که باید کنترل شوند، (از قبیل تراکم، همترازی، تعامد و ...) به طرق مختلف انتخاب می‌شوند. به علاوه گاهی اوقات توابع نشانگر در فضای دو بعدی را با تعمیم این توابع در فضای یک بعدی تعریف می‌کنند. مثلاً تابع «شبه طول کمان» که به صورت زیر تعریف می‌شود تعمیمی از تابع طول کمان در فضای یک بعدی است.

$$G = \frac{1}{\sqrt{1 + \|\nabla u\|^2}} [I + (\nabla u) \cdot (\nabla u)^T]$$

به علاوه خود تابع طول کمان در فضای دو بعدی نیز به شکل $[I + (\nabla u) \cdot (\nabla u)^T]^{\frac{1}{2}}$ است.

۴. گام‌های اصلی برای حل یک معادله دیفرانسیل با مشتقات جزئی (وابسته به زمان) به روش شبکه متحرک در دو بُعد

برای حل یک معادله دیفرانسیل با مشتقات جزئی به روش شبکه متحرک، گام‌های زیر را طی می‌کنیم

(۱) پیدا کردن یک معادله دیفرانسیل تولید / تعدیل شبکه ثابت (مستقل از زمان) برای یک تبدیل مختصات $\vec{x} = x(\vec{\xi}, t)$ در یک t ثابت. (یعنی معادله دیفرانسیلی که جواب آن تبدیل مختصات (نگاشت تعدیل) باشد).

(۲) ساختن یک معادله دیفرانسیل با مشتقات جزئی حرکت شبکه ($MMPDE$)^۴ وابسته به زمان.
 (۳) گسسته‌سازی متغیرهای مکان معادله دیفرانسیل با مشتقات جزئی فیزیکی (معادله دیفرانسیل با مشتقات جزئی که در پی حل آن هستیم) و معادلات $MMPDE$ در نظر گرفتن آنها به صورت یک دستگاه معادلات دیفرانسیل معمولی، یعنی در هر گام زمانی، ابتدا شبکه را با استفاده از گسسته‌سازی $MMPDE$ و حل عددی آن به دست می‌آوریم و سپس معادله دیفرانسیل با مشتقات جزئی فیزیکی برای این شبکه را گسسته‌سازی نموده و حل می‌کنیم.

1) Winslow 2) Davinsky 3) Brackbill and Saltzman 4) Moving Mesh Partial Differential Equation

۱.۴ تراکم شبکه و اصل هم توزیعی در یک بُعد

یک تبدیل مختصات بین فضای فیزیکی x و فضای محاسباتی ξ به وسیله هم توزیع کردن یک تابع نشانگر $M(x, t, u) > 0$ که به جواب معادله دیفرانسیل با مشتقات جزئی فیزیکی، $u = u(x, t)$ وابسته است معین می شود.

فرض کنید $x = x(\xi, t) : [0, 1] \rightarrow [0, 1]$ هم توزیعی نیاز دارد که (به ازای t ثابت)

$$\int_{x_i(t)}^{x_{i+1}(t)} M dx = \frac{\theta(t)}{N} \quad \text{یا} \quad \int_0^{x_i(t)} M(x, t) dx = \frac{i}{N} \theta(t)$$

که $x_i(t)$ ها $i = 1, 2, \dots, N$ بیانگر گره های شبکه تعدیل شده در زمان ثابت t هستند و معادله هم توزیع پیوسته متناظر با این صورت گسسته به صورت

$$\int_0^{x(\xi, t)} M dx = \xi \theta(t)$$

است. با مشتق گیری نسبت به ξ ، خواهیم داشت

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial \xi} \left(\int_0^{x(\xi, t)} M dx \right) = \theta(t) &\Rightarrow \frac{\partial}{\partial x} \left(\int_0^{x(\xi, t)} M dx \right) \cdot \frac{\partial x}{\partial \xi} = \theta(t) \\ &\Rightarrow M \frac{\partial x}{\partial \xi} = \theta(t) \end{aligned}$$

با مشتق گیری دوباره نسبت به ξ داریم

$$\frac{\partial}{\partial \xi} \left(M \frac{\partial x}{\partial \xi} \right) = 0 \quad (1.4)$$

و این همان معادله دیفرانسیل تولید / تعدیل شبکه ثابت (مستقل از زمان) است. جالب است که با تعویض نقش متغیرهای وابسته و مستقل ξ و x معادله (۱.۴) به $\frac{\partial}{\partial x} (M^{-1} \frac{\partial \xi}{\partial x}) = 0$ تبدیل خواهد شد و این معادله نیز دقیقاً معادله اولر- لاگرانژ از تابع

$$I_{\backslash D} = \int_{\Omega_p} M^{-1} \left(\frac{\partial \xi}{\partial x} \right)^2 dx \quad (2.4)$$

است که حالت یک بعدی از تابع کلی (۱.۳) می باشد.

اما اصل هم توزیعی را به بیان دیگری نیز می توان مطرح کرد: اگر شبکه روی Ω_c یکنواخت باشد سپس $\frac{\partial \xi}{\partial x}$ ، تراکم نقاط شبکه را روی Ω_p اندازه می گیرد. بنابراین تراکم شبکه با یک تابع مشخص شده مناسب (تابع نشانگر M) متناسب است یعنی

$$\frac{\partial \xi}{\partial x} = [\theta(t)] M \quad (t \text{ ثابت})$$

که با مشتق گیری از دو طرف نسبت به x به دست می آوریم

$$\frac{\partial}{\partial x} (M^{-1} \frac{\partial \xi}{\partial x}) = 0$$

و با تعویض نقش متغیرهای x و ξ ، همان معادله (۱.۴) حاصل می‌شود.
با استفاده از معادله (۱.۴) چندین $MMPDE$ پیشنهاد و تجزیه و تحلیل شده‌اند [۷]، مثلاً

$$\frac{\partial^2}{\partial \xi^2} \left(\frac{\partial x}{\partial t} \right) = -\frac{1}{\tau} \frac{\partial}{\partial \xi} \left(M \frac{\partial x}{\partial \xi} \right)$$

که در آن پارامتر τ توسط کاربر تعریف می‌شود و به کنترل تراز همواری زمانی کمک می‌کند، به علاوه در عمل یک هموارکننده فاصله‌ای از تابع نشانگر M و شبکه ضروری خواهد بود. با گسسته‌سازی $MMPDE$ می‌توان شبکه را در هر گام زمانی محاسبه کرد. گسترش اصل هم توزیعی یک بعدی به فضاهای دوبعدی و سه بعدی خیلی آسان نیست، چرا که علاوه بر تعدیل و همواری، کنترل خواص دیگر شبکه از قبیل پیچش و این که شبکه خودش را قطع نکند، باید در فرمول بندی چند بعدی مورد توجه قرار گیرد. با این حال چند تعمیم دوبعدی و سه بعدی از هم توزیعی با درجه‌های موفقیت قابل تأمل و احتیاط آمیز، مطرح شده‌اند. در بخش‌های بعدی یک روش «وردشی» را برای به دست آوردن معادله دیفرانسیل با مشتقات جزئی تولید شبکه ثابت (مستقل از زمان) به کار برده و یک $MMPDE$ از آن با استفاده از معادلات شار گرادیان، نتیجه می‌گیریم.

۵ معادله دیفرانسیل تولید / تعدیل شبکه ثابت (مستقل از زمان) برای

یک تبدیل مختصات دوبعدی $\vec{x} = x(\vec{\xi}, t)$

یک روش برجسته در بین روش‌هایی که به وسیله حل معادلات دیفرانسیل با مشتقات جزئی، شبکه را تولید می‌کنند «روش وردشی» است که استفاده از آن برای تولید شبکه‌های تعدیل پذیر، به طور وسیعی گسترش یافته است. در یک روش وردشی که می‌توان گفت رابطه نزدیکی هم با اصل هم توزیعی در فضای یک بعدی دارد، تبدیل مختصات بین دامنه‌های فیزیکی و محاسباتی، $\vec{\xi} = \vec{\xi}(\vec{x})$ برای مینیمم کردن یک تابع، موسوم به تابع تعدیل شبکه، معین می‌گردد. تابع تعدیل شبکه از ترکیب خطی یک یا چند تابع که هر کدام نماینده یکی از خواص شبکه مطلوب (شبکه‌ای که هدف رسیدن به آن است) از قبیل تراکم، همواری یا تعامد است، تشکیل می‌شود.

به عبارتی هر کدام از اجزای این ترکیب خطی، تابعی است که میزان انحراف (و دور شدن) از برقراری کامل یکی از خواص شبکه از قبیل تعامد یا همترازی و ... را اندازه می‌گیرد و یا تابعی است که تراکم شبکه را در دل خود دارد. طبیعی است که بهترین حالت این است که هر کدام از این انحراف‌ها صفر باشد و خواص مطلوب شبکه در حد آرمانی برآورده شود. ولی به دست آوردن شبکه‌ای که در نواحی با تغییرات زیاد هم جواب به نحو مطلوبی متراکم و هموار باشد و هم خطوط شبکه در این نواحی متعامد باشد، غیر ممکن است. لذا سعی بر این است که با برقرار کردن تعادلی

بین این خواص، نگاشتی برای تبدیل مختصات حاصل شود که همه این خواص را به بهترین وجهی برآورده کند. از این رو، نگاشتی مورد نظر است که ترکیب خطی (عموماً محدب) یک یا چند تابع (که هر کدام مبنی اندازه یکی از این انحراف‌ها یا کنترل تراکم شبکه می‌باشد) را مینیمم سازد. با تغییر مقدار ضرائب در این ترکیب خطی میزان برقراری خواص مربوطه به صورت دلخواه دارای شدت و ضعف خواهند داشت.

با این که تضمین وجود، یکتایی و معکوس‌پذیری و یا یک به یک بودن چنین نگاشتی از اهمیت به‌سزایی برخوردار است، در عمل روش وردشی نیازمند استفاده از ضرائب تعدیل (ضرائب در ترکیب خطی) به‌طور تجربی است چرا که قاعده خاصی برای تعیین این ضرائب وجود ندارد. به‌علاوه عموماً نگاشتهایی را برای تبدیل مختصات به کار گیرد که در یک به یک بودن نشان اطمینانی نیست. به‌طور کلی یک به یک بودن نگاشت از این لحاظ حائز اهمیت است که تضمین می‌کند که شبکه به‌دست آمده خودش را قطع نکند.

۶ تابع تولید شبکه بر مبنای نگاشت‌های همساز

در اینجا یک تابع تولید شبکه که تعریف آن بر نگاشت‌های همساز روی خمینه‌ها استوار است معرفی می‌شود. برای ایجاد یک درک کلی از تابع تعدیل شبکه، معادلات دیفرانسیل تولید / تعدیل شبکه و ماهیت توابع نشانگر را بررسی می‌کنیم. این تابع بر خلاف تابع‌های پیشنهادی دیگر که خود ممکن است ترکیبی از چند تابع باشند، یک تابع تکی است و لذا از فرمول‌بندی ساده‌تری برخوردار خواهد بود. مهم‌تر این که نگاشت تعدیل (تبدیل مختصات) به‌دست آمده از این تابع یک نگاشت همساز است و لذا از کلیه ویژگی‌هایی که برای نگاشت‌های همساز مطرح می‌شود از جمله نظم و همواری برخوردار است. نگاشت‌های همساز علاوه بر فرمول‌بندی مختصر، سودمندی مهم دیگری هم دارند و آن این است که قضیه‌ای برای تضمین وجود و یکتایی آنها در حالی که یک به یک و حتی معکوس‌پذیرند، وجود دارد و این کارایی مولدهای شبکه بر پایه نگاشت‌های همساز را بیش از پیش مطمئن می‌سازد. به‌علاوه به‌دست گرفتن کنترل تراکم شبکه از طریق تعریف مناسب تانسور متریک برای دامنه فیزیکی و این که می‌توان مطالب مذکور را به ابعاد بالاتر تعمیم داد، از مزیت‌های دیگر استفاده از این تابع به‌عنوان تابع تعدیل شبکه می‌باشد.

۱.۶ نگاشت‌های همساز: تعریف و قضیه وجودی

در این بخش نگاشت‌های همساز را معرفی و شرط کافی برای وجود و یکتایی آنها را بیان می‌کند. نگاشت‌های همساز توسط «فولر»^۱ [۵] تعریف و نامگذاری شده‌اند. با این حال تا زمان کار اساسی «ایل»^۲ و «سامپسون»^۳ [۴] این زمینه از ریاضیات مورد مطالعه جدی قرار نگرفته بود.

1) Fuller 2) Eell 3) Sampson

فرض کنید M و N خمینه‌های ریمانی فشرده از بعد n به ترتیب با تانسورهای متریک $g_{\alpha,\beta}$ و h_{ij} در مختصات موضعی $\vec{x} = (x^1, \dots, x^n)$ و $\vec{\xi} = (\xi^1, \dots, \xi^n)$ باشند. اگر $x: N \rightarrow M$ یک نگاشت C^1 باشد، چگالی انرژی بدین صورت تعریف می‌شود:

$$e(x) = \frac{1}{\sqrt{h}} \sum_{i,j,\alpha,\beta} h^{ij}(\xi) g_{\alpha,\beta}(x) \frac{\partial x^\alpha}{\partial \xi^i} \frac{\partial x^\beta}{\partial \xi^j}$$

که $H^{-1} = [h^{ij}]$ و $H = [h_{ij}]_{n \times n}$.

انرژی کل متناظر با نگاشت x بصورت زیر خواهد بود (تابع انرژی):

$$E[\vec{x}] = \int_N e(x) d\vec{\xi}$$

اگر \vec{x} از کلاس C^2 ، $E[\vec{x}] < \infty$ و \vec{x} یک نقطه بحرانی E باشد، \vec{x} همساز نامیده می‌شود.

معادله اویلر-لاگرانژ متناظر به صورت زیر است [۳]:

$$\frac{1}{\sqrt{h}} \frac{\partial}{\partial \xi^k} \sqrt{h} h^{kj} \frac{\partial x^\lambda}{\partial \xi^j} + h^{kj} \Gamma_{\alpha\beta}^\lambda(M) \cdot \frac{\partial x^\alpha}{\partial \xi^k} \cdot \frac{\partial x^\beta}{\partial \xi^j} = 0 \quad \lambda = 1, 2 \quad (1.6)$$

که $h = \det([h_{ij}])$ و $\Gamma_{\alpha\beta}^\lambda(M)$ ، نماد کریستوفل از نوع دوم است که به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\Gamma_{\alpha\beta}^\lambda(M) = \frac{1}{\sqrt{h}} \sum_\gamma g^{\alpha\lambda} \left[\frac{\partial g_{\lambda\beta}}{\partial x^\gamma} + \frac{\partial g_{\lambda\gamma}}{\partial x^\beta} - \frac{\partial g_{\beta\gamma}}{\partial x^\lambda} \right]$$

در زیر شرایط کافی برای وجود و یکتایی نگاشت‌های همساز صورت بندی می‌کنیم.

قضیه زیر که به قضیه HSY معروف است به وسیله «هامیلتون» [۶] و «شون» [۲] و «یائو» [۹] بیان شده است.

قضیه ۱.۶ (HSY) فرض کنید (M, ρ) و (N, γ) دو خمینه ریمانی با مرزهای ∂M و ∂N و $\phi: M \rightarrow N$ یک دیفیئومرفیسم باشد. برای هر نگاشت $f: M \rightarrow N$ که $f|_{\partial M} = \phi|_{\partial M}$ ، قرار می‌دهیم $E(f) = \int_X \|df\|^2 dX$ (تابع انرژی). در این صورت f همساز است اگر یک نقطه اکستریمال از E باشد.

قضیه ۲.۶. اگر انحنا (موضعی) N نامشبه و ∂N محدب باشد (نسبت به متر γ)، آنگاه یک نگاشت همساز یکتا $f: M \rightarrow N$ وجود دارد به طوری که f یک هموتوپی هم‌ارز با ϕ است. بدین معنی که، f را بتوان با بنا کردن یک خانواده پیوسته از نگاشت‌های $g_t: M \rightarrow N$ و $t \in [0, 1]$ به ϕ تغییر شکل داد، به طوری که $g_0(x) = \phi(x)$ و $g_1(x) = f(x)$ و به ازای هر $x \in \partial M$ ، $g_t(x) = \phi(x)$. خاطر نشان می‌شود که قضیه HSY برای دامنه‌های همبند n -بعدی نیز معتبر است.

از این دو قضیه بر می آید که:

اولاً: f همساز است هرگاه یک اکستریمال از تابع انرژی باشد. لذا نگاهی که $E[f]$ را مینیمم سازد یک نگاهت همساز است و نگاهت همساز باید در معادلات اویلر-لاگرانژ متناظر با تابع انرژی صدق کند.

ثانیاً: برای دو خمینه ریمانی M و N ، اگر انحنا موضعی N نامثبت و مرز N محدب باشد نگاهت همساز یکتایی از M به N وجود دارد.

ثالثاً: مینیمم سازی انرژی روی تمام نگاهت های f صورت می گیرد که با دیفئومورفیسم ϕ روی مرز یکی باشند.

رابعاً: نگاهت همساز یکتای f ، با دیفئومورفیسم ϕ هم ارز هموتوپی است.

به بیانی ساده تر، برخی خواص ϕ قابل تعمیم به f هستند. از جمله در حالت $\dim M = \dim N = 2$ ، خواص ناشی از دیفئومورفیسم بودن ϕ به f قابل تعمیم است و معکوس پذیری نگاهت همساز تضمین می شود [۹] (نگاشت یکتای f ، که یک تناظر یک به یک بین Ω_C و Ω_P برقرار می کند را به عنوان نگاهت تبدیل مختصات در نظر می گیرند).

۲.۶ کاربرد قضیه HSY

قضیه HSY شرط کافی برای وجود و یکتایی نگاهت های همساز را بیان می کند. در این بحث، بهتر است تا خمینه های مطرح شده در قضیه با دامنه های فیزیکی و محاسباتی را متحد قرار دهیم. فرض کنید $M = \Omega_P$ دامنه فیزیکی و $N = \Omega_C$ دامنه محاسباتی باشد. بنابر قضیه ۱.۶ نگاهت همساز $\Omega_C \rightarrow \Omega_P$ موجود است اگر دو شرط زیر برآورده شوند (این نگاهت همساز را به عنوان نگاهت تبدیل مختصات در نظر می گیرند):

(۱) انحنا Ω_P نامثبت باشد.

(۲) $\partial\Omega_P$ محدب باشد.

شرط اول را می توان براحتی با تعریف یک تانسور متریک مناسب، مثلاً متریک اقلیدسی ($g_{\alpha\beta} = \delta_{\alpha\beta}$) که $\delta_{\alpha\beta}$ تابع دلتای کروکر است) روی Ω_P برآورد نمود چرا که انحنا فضای اقلیدسی با متر معمولی صفر است.

اگر علاوه بر آن مرز دامنه فیزیکی ($\partial\Omega_P$) محدب نیز باشد نگاهت یکتای $\Omega_C \rightarrow \Omega_P$ همیشه موجود است و در حالتی که $\partial\Omega_P$ محدب نباشد، وجود و یکتایی نگاهت به هر حال قابل اطمینان نیست. با خطی کردن رابطه (۱.۶) به عنوان معادله دیفرانسیل تولید / تعدیل شبکه و گسسته سازی آن می توان نگاهت $\vec{x} = x(\vec{\xi})$ و در نتیجه شبکه را به دست آورد. از آنجایی که Ω_C یعنی دامنه محاسباتی به دلخواه ساخته می شود، می توان آن را طوری ساخت که دو شرط قضیه برآورده شوند. لذا در عمل تابع انرژی را برای نگاهت $\Omega_C \rightarrow \Omega_P$: ξ مطرح کرده و معادله اویلر-لاگرانژ متناظر با آن را می نویسند و با توجه به برقراری دو شرط قضیه برای Ω_C وجود و

یکتایی نگاشت معکوس‌پذیر $\xi : \Omega_P \rightarrow \Omega_C$ تضمین می‌شود. سپس با تعویض نقش متغیرهای مستقل و وابسته در معادلهٔ اویلر-لاگرانژ، معادلهٔ دیفرانسیل جزئی به‌دست می‌آید، که حل آن به معکوس $\vec{\xi} = \xi(\vec{x})$ یعنی $\vec{x} = x(\vec{\xi})$ منجر می‌شود. این معادله، معادلهٔ دیفرانسیل تولید / تعدیل شبکه خواهد بود.

۷ فرمول بندی مترهای ریمانی

تاکنون تبدیل مختصات به‌دست آمده تعدیلی در شبکه ایجاد نکرده است و باید برای مورد استفاده قرار دادن ابزار نگاشت‌های همساز برای تولید شبکه‌های تعدیل‌پذیر باید مترهای ریمانی مناسب روی دامنه‌ها را تعریف نمود.

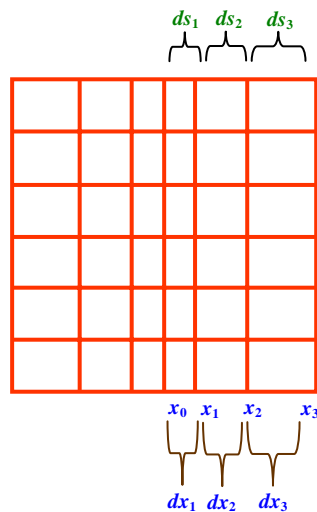
برای جا انداختن ایده، یک مثال ساده می‌آوریم. تلاش می‌کنیم تا یک شبکه در اطراف یک خط راست قائم در وسط دامنهٔ فیزیکی مربعی تولید کنیم.

در اینجا از یک نگاشت $\Omega_P \rightarrow \Omega_C$ استفاده خواهد شد. دامنهٔ محاسباتی برای این مسأله یک مستطیل است که با یک شبکه یکنواخت افراز و اندازهٔ آن به وسیلهٔ تعداد گره‌ها در هر کدام از جهت‌های ξ و η مشخص می‌شود. ابتدا می‌خواهیم مطمئن شویم که انحنأ دامنهٔ محاسباتی، نامثبت است. با تعریف متر δ_{ij} برای آن، این امر به آسانی محقق خواهد شد. (زیرا انحنا در این صورت صفر خواهد بود).

قضیهٔ HSY هیچ محدودیتی را روی متریک فضای فیزیکی g_{ij} قرار نمی‌دهد. از این رو g_{ij} می‌تواند برای تعدیل شبکه به کار رود. به‌طور واضحتر، g_{ij} را می‌توان طوری بنا کرد که شبکه در محل یک خط راست قائم در وسط دامنهٔ فیزیکی مربعی متراکم شود در حالیکه با دور شدن از این خط قائم شبکه به حالت طبیعی (با خانه‌های مساوی) نزدیک شود [۹]. برای مثال مورد نظر، این متریک به‌وسیلهٔ

$$\begin{aligned} g_{11} &= 1 + f(x - x_0) \\ g_{22} &= 1 \quad g_{12} = g_{21} = 0 \end{aligned} \quad (1.7)$$

داده می‌شود که در آن $x = x_0$ خطی است که شبکه در روی آن متراکم می‌شود و $f(x - x_0)$ به گونه‌ای تعریف می‌شود که



شکل ۳. تراکم شبکه در $x = x_0$ با استفاده از متر تعریف شده در (۱.۷)

موقعی که $x = x_0$ یک ماکزیمم داشته باشد و $f(x - x_0) \rightarrow 0$ وقتی $(x - x_0) \rightarrow \infty$. به عنوان مثال، f را می توان به صورت $f(x - x_0) = Ae^{-B(x-x_0)^2}$ در نظر گرفت که A و B اعدادی ثابت و مثبت هستند که مقدار و نرخ زوال $f(0)$ را کنترل می کنند. شکل ۳ شبکه به دست آمده از (۱.۷) را نشان می دهد. خانه های شبکه شکل ۳ نسبت به متر اقلیدسی در اطراف خط $x = x_0$ جمع شده اند و حال آن که، نسبت به متریک g_{ij} با هم برابرند، بر اساس تعریف طول قوس در خمینه ها داریم؛

$$(ds)^2 = g_{11}(dx)^2 + g_{22}(dy)^2 + g_{12}dx dy + g_{21}dy dx$$

پس با توجه به متریک g_{ij}

$$ds_1 = ds_2 = ds_3$$

$$\Rightarrow g_{11}(x_1)(dx_1)^2 = g_{11}(x_2)(dx_2)^2 = g_{11}(x_3)(dx_3)^2$$

همانطور که دیده می شود $dx_1 < dx_2 < dx_3$ ، لذا $g_{11}(x_1) > g_{11}(x_2) > g_{11}(x_3)$. پس هر چه به خط $x = x_0$ نزدیک می شویم باید $g_{11}(x)$ افزایش یابد. بدین ترتیب یک شبکه در دامنه فیزیکی داریم که در اطراف $x = x_0$ جمع شده است ولی نسبت به متریک g_{ij} ، دارای خانه های با مساحت های برابر است و یک شبکه محاسباتی خواهیم داشت که نسبت به متریک اقلیدسی دارای خانه های برابر است. این نتایج را می توان به یک منحنی دلخواه، نقطه یا هر ترکیبی از آنها گسترش داد. یعنی می توان شبکه را روی هر منحنی دلخواه، نقطه و یا ترکیبی از آنها متمرکز نمود. برای انجام این کار داوینسکی متریک g_{ij} فوق را تعریف نمود [۳].

فرض کنید محل‌های جذب (مکان‌هایی که شبکه به آن مکان‌ها گرایش دارد و در آنجا متراکم می‌شود)، به وسیله تابع $F(\vec{x}) = 0$ که $\vec{x} = (x, y)$ داده شود. به عنوان مثال، فرض کنید محل‌های جذب به منحنی‌های میزای $F_i(x) = 0$ ، $i = 1, \dots, n$ ، مقید شوند، در این صورت $F(x) = F_1(x) \dots F_n(x)$. داوینسکی قرار داد:

$$g_{ij} = \delta_{ij} + f(F) \frac{F_{x^i} \cdot F_{x^j}}{\|\nabla F\|^2} \quad (2.7)$$

که $f(F)$ یک تابع فاصله است. (متناسب با کوتاه‌ترین فاصله یک نقطه داده شده تا منحنی $F(x) = 0$ است.) به طوری که $f(F)$ افزایش می‌یابد وقتی که فاصله به صفر میل کند و $f(F)$ به صفر می‌رود وقتی که فاصله افزایش یابد.

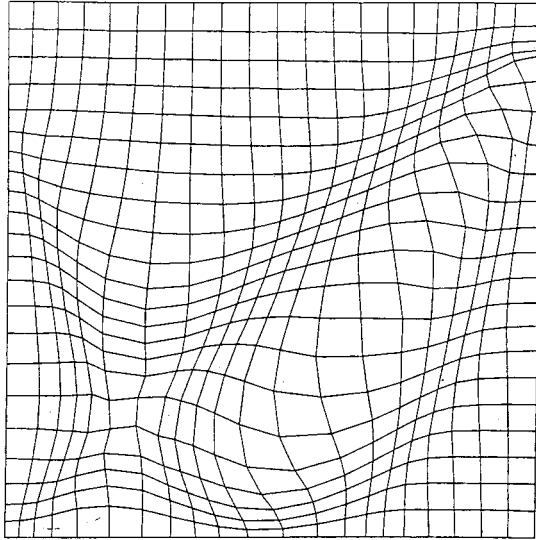
قسمت نااقلیدسی $\frac{F_{x^i} \cdot F_{x^j}}{\|\nabla F\|^2}$ ، شامل یک عامل ضربی $f(F)$ ، که اندازه متریک (g_{ij}) ها را کنترل می‌کند و یک عامل جهتی $\frac{F_{x^i} \cdot F_{x^j}}{\|\nabla F\|^2}$ که مقداری از $f(F)$ که باید با توجه به جهت حرکت از یک نقطه شبکه به نقطه دیگر به δ_{ij} اضافه شود را اصلاح می‌کند.

معادله (2.7) به محاسباتی پرهزینه برای محاسبه کوتاه‌ترین فاصله هر گره شبکه، x_0 ، از منحنی $F(x) = 0$ نیاز دارد. هرگاه $F(x_0)$ را فاصله x_0 تا $F(x)$ در نظر بگیریم این محاسبات را به راحتی می‌توان حذف نمود. در مثالی که قبلاً بیان شد $F(x_0)$ ، دقیقاً کوتاه‌ترین فاصله بین x_0 و $F(x)$ بود. شکل 3 مثالی از جذب شبکه به سهمی $y = 3(x - 0/5)^2$ و خط راست $y = x$ را نشان می‌دهد. از این رو $F = (y - 3(x - 0/5)^2)(y - x)$. در این شکل شبکه از معادلات

$$\begin{aligned} \nabla \cdot (\sqrt{g} G^{-1} \nabla \xi) &= 0 & [g_{ij}] &= G \\ \nabla \cdot (\sqrt{g} G^{-1} \nabla \eta) &= 0 & g &= \det G \end{aligned}$$

که در آن g_{ij} ها از (2.7) به دست آمده‌اند، محاسبه شده است. بدین ترتیب ماتریس $G = \begin{pmatrix} g_{11} & g_{12} \\ g_{21} & g_{22} \end{pmatrix}$ کنترل تراکم شبکه را بر عهده دارد و لذا می‌تواند به عنوان تابع نشانگر در نظر گرفته شود و چون G یک تانسور متریک و لذا معین مثبت و متقارن است [1] ، بنابراین تابع نشانگر در دو بعد به عنوان یک ماتریس 2×2 ، معین مثبت و متقارن تعریف خواهد شد.

ظاهراً داوینسکی اولین کسی بود که اهمیت علمی این حقیقت را کشف کرده که هیچ محدودیتی روی تانسورمتری $G = [g_{ij}]$ ضروری نیست تا معکوس پذیری نگاهت همساز را تضمین کند و این که چنین نگاهتی که از معادلات اویلر - لاگرانژ تعریف شده، می‌تواند به طور ویژه برای تعدیل شبکه استفاده شود و این تانسورهای متری می‌توانند به گونه‌ای انتخاب شوند که نقاط شبکه در ناحیه‌ای که جواب فیزیکی تغییرات سریع دارد، متراکم شوند و مهم‌ترین که یک شبکه که این چنین به دست آمده، از خواص مطلوب نگاهت همساز مخصوصاً نظم (قاعدده) یا همواری برخوردار می‌شود.



شکل ۴. تراکم شبکه در یک سهمی $y = 3(x - 0.5)^2$ و یک خط راست $y = x$ با استفاده از متریک تعریف شده در (۲.۷)

۸ تعریف تابعک تعدیل شبکه در یک فرم عمومی

«هانگ» و «راسل» با الهام گرفتن از تابعک تعدیل شبکه بر پایه نگاشت‌های همساز، تابعک تعدیل شبکه خود را در یک فرم کلی به صورت زیر تعریف کردند [۸]:

$$I[\xi, \eta] = \frac{1}{4} \int_{\Omega_P} [\nabla \xi^T G_1^{-1} \nabla \xi + \nabla \eta^T G_2^{-1} \nabla \eta] dx dy \quad (1.8)$$

که G_1 و G_2 ماتریس‌های معین مثبت متقارن یا همان توابع نشانگر هستند و

$$\vec{\xi} = (\xi, \eta), \quad \vec{x} = (x, y), \quad \nabla = \left(\frac{\partial}{\partial x}, \frac{\partial}{\partial y} \right)^T$$

و $\vec{\xi} = \vec{\xi}(\vec{x})$ تبدیل مختصات از دامنه فیزیکی به دامنه محاسباتی می‌باشد. با قرار دادن ماتریس‌های معین مثبت متقارن گوناگون به جای G_1 و G_2 در تابعک (۱.۸)، می‌توان تابعک‌های تعدیل شبکه مختلفی تعریف نمود. اما برای حصول نتایج قابل قبول، لازم است که تعریف G_1 و G_2 هدفمند و دارای پشتوانه‌های نظری و تجربی باشد. اکثر تابعک‌های تعدیل شبکه‌ای که تا به حال تعریف شده‌اند در این فرم کلی قابل طرح هستند. نگاشت $\vec{\xi} = \vec{\xi}(\vec{x})$

که مینیمم ساز تابعک فوق است باید در معادلات اویلر- لاگرانژ مربوطه صدق کند. معادلات اویلر- لاگرانژ برای تابعک $I[\xi, \eta]$ عبارتند از:

$$\nabla \cdot (G_{\dot{\gamma}}^{-1} \nabla \xi) = 0$$

$$\nabla \cdot (G_{\dot{\gamma}}^{-1} \nabla \eta) = 0.$$

این معادلات، تبدیل مختصاتی را که برای تولید و تعدیل شبکه به کار می‌رود، معین می‌کنند.

۹ معادله حرکت شبکه

روش‌های وردشی بالا فقط برای تولید یک شبکه تعدیل پذیر مستقل از زمان، متناسب با تابع نشانگر مربوطه بیان شده‌اند. اگر بخواهیم یک مسأله وابسته به زمان را حل کنیم، برای هر گام زمانی به یک شبکه تعدیل شده، احتیاج است. اولین راه برای حل این مشکل، این است که در هر گام زمانی، یک تابع نشانگر تعریف و با استفاده از روند بالا، شبکه تعدیل پذیر متناظر، تولید شود. این روش، عموماً یک روش مؤثر نخواهد بود. برای افزایش کارایی و به دست آوردن حرکت شبکه هموار، هانگ و راسل، معادله شار گرادیان را برای تولید معادله دیفرانسیل جزئی حرکت شبکه به کار گرفتند که بدین ترتیب تعریف می‌شود.

$$\frac{\partial \xi}{\partial t} = -\frac{1}{\tau} \frac{\delta I}{\delta \xi}, \quad \frac{\partial \eta}{\partial t} = -\frac{1}{\tau} \frac{\delta I}{\delta \eta} \quad (1.9)$$

و

$$\frac{\partial \xi}{\partial t} = \frac{1}{\tau} \nabla \cdot (G_{\dot{\gamma}}^{-1} \nabla \xi), \quad \frac{\partial \eta}{\partial t} = \frac{1}{\tau} \nabla \cdot (G_{\dot{\gamma}}^{-1} \nabla \eta) \quad (2.9)$$

که در آن τ یک عامل همواری زمانی است. حد معادلات سهموی فوق، وقتی $\tau \rightarrow 0$ ، معادلات اویلر- لاگرانژ برای مینیمم سازی تابعک تعدیل شبکه (۱.۸) است. با تغییر τ می‌توان یک تعادل بین تعدیل شبکه و همواری زمانی ایجاد کرد.

با افزایش τ حرکت شبکه هموارتر و با کاهش τ ، تعدیل شبکه دقیق‌تر می‌شود. در محاسبات عملی، نقش متغیرهای وابسته و مستقل را عوض می‌کنند. بدین ترتیب معادله زیر به دست می‌آید.

$$\begin{aligned} \frac{\partial \vec{x}}{\partial t} = & -\frac{\vec{x}_{\xi}}{\tau J} \left\{ + \frac{\partial}{\partial \xi} \left[\frac{1}{J g_{\gamma}} (\vec{x}_{\eta}^T G_{\dot{\gamma}} \vec{x}_{\eta}) \right] - \frac{\partial}{\partial \eta} \left[\frac{1}{J g_{\gamma}} (\vec{x}_{\xi}^T G_{\dot{\gamma}} \vec{x}_{\eta}) \right] \right\} \\ & - \frac{\vec{x}_{\eta}}{\tau J} \left\{ - \frac{\partial}{\partial \xi} \left[\frac{1}{J g_{\gamma}} (\vec{x}_{\eta}^T G_{\dot{\gamma}} \vec{x}_{\xi}) \right] + \frac{\partial}{\partial \eta} \left[\frac{1}{J g_{\gamma}} (\vec{x}_{\xi}^T G_{\dot{\gamma}} \vec{x}_{\xi}) \right] \right\} \quad (3.9) \end{aligned}$$

این معادله همان *MMPDE* است که به همراه شرایط مرزی مناسب (معمولاً دیریکله) شبکه

تعدیل پذیر را در هر گام زمانی تولید می کند.

۱۰ نتایج عددی

در این بخش برخی از مباحث مطرح شده در بخش های قبلی را با استفاده از مثال های عددی، مورد بحث و بررسی قرار می دهیم. برای این منظور از MMPDE ی (۳.۹) وقتی $G_1 = G_2 = G$ استفاده می کنیم. بنابراین MMPDE

$$\begin{aligned} \frac{\partial \vec{x}}{\partial t} = & - \frac{\vec{x}_\xi}{\tau J} \left\{ + \frac{\partial}{\partial \xi} \left[\frac{1}{Jg} (\vec{x}_\eta^T G \vec{x}_\eta) \right] - \frac{\partial}{\partial \eta} \left[\frac{1}{Jg} (\vec{x}_\xi^T G \vec{x}_\eta) \right] \right\} \\ & - \frac{\vec{x}_\eta}{\tau J} \left\{ - \frac{\partial}{\partial \xi} \left[\frac{1}{Jg} (\vec{x}_\eta^T G \vec{x}_\xi) \right] + \frac{\partial}{\partial \eta} \left[\frac{1}{Jg} (\vec{x}_\xi^T G \vec{x}_\xi) \right] \right\} \quad (۱.۱۰) \end{aligned}$$

را خواهیم داشت. اگر فقط به دست آوردن شبکه تعدیل شده شبکه $N \times N$ مورد نظر باشد، از آنجایی که نقاط روی مرز مشخص هستند لذا $2 \times (N - 2)^2$ مجهول خواهیم داشت. با گسسته سازی MMPDE ی (۱.۱۰) و پیاده سازی آن روی نقاط میانی شبکه، یک دستگاه معادلات دیفرانسیل معمولی که شامل $2 \times (N - 2)^2$ معادله و $2 \times (N - 2)^2$ مجهول است، حاصل می شود که حل آن نقاط شبکه را در یک زمان دلخواه به دست می دهد.

اگر علاوه بر به دست آوردن نقاط شبکه در زمان دلخواه t ، حل عددی معادله دیفرانسیل جزئی فیزیکی نیز در آن زمان خواسته شود، معادله دیفرانسیل جزئی فیزیکی را گسسته سازی کرده و روی نقاط میانی شبکه پیاده سازی می کنیم. لذا در هر نقطه شبکه سه مجهول x ، y و $u(x, y)$ را خواهیم داشت. با در نظر گرفتن توأمان معادلات به دست آمده از گسسته سازی MMPDE و معادله دیفرانسیل جزئی فیزیکی، یک دستگاه معادلات دیفرانسیل معمولی با $3 \times (N - 2)^2$ معادله و $3 \times (N - 2)^2$ مجهول خواهیم داشت. برای حل دستگاه معادلات دیفرانسیل معمولی از حل کننده معادله دیفرانسیل معمولی «ode15s» در نرم افزار MATLAB استفاده می کنیم. نواحی فیزیکی و محاسباتی را نیز بدین طریق انتخاب می کنیم.

$$(x, y) \in [0, 1] \times [0, 1] \quad (\xi, \eta) \in [0, 1] \times [0, 1]$$

مثال ۱.۱۰. در این مثال $u(x, y)$ داده شده است. هدف اصلی پاسخ به این سؤال است که آیا MMPDE مطرح شده در رابطه (۱.۱۰) می تواند شبکه را در محل هایی که $u(x, y)$ دارای تغییرات سریع است متمرکز کند یا نه؟ برای این کار شبکه 16×16 را در نظر گرفته و MMPDE را درباره زمانی [۵ و ۰] و با استفاده از ode15s در نرم افزار MATLAB حل می کنیم. فرض کنید

$$u(x, y) = 1 + c.e^{-c^2((x-0.5)^2 + (y-0.5)^2)} \quad , \quad c = 10$$

$u(x, y)$ در شکل (۵) رسم شده است.

تابع نشانگر را به دو روش ذیل انتخاب می کنیم.

الف :

$$\vec{v} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \vec{v}_{\perp} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

$$\lambda_1 = u(x, y), \quad c = 10$$

و λ_2 به چهار طریق نشان داده شده در شکل (۶) انتخاب می‌شود.

ب :

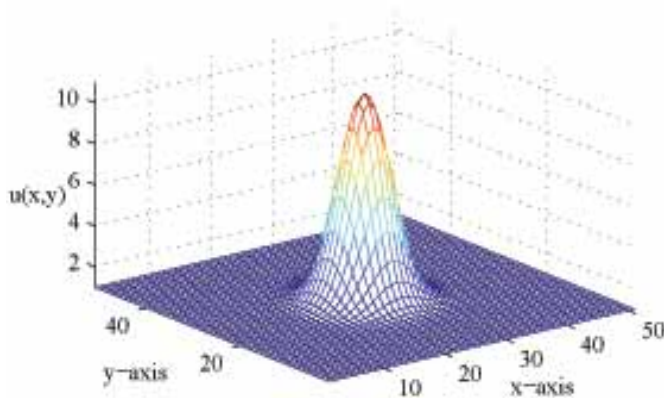
$$(a) \quad G = (\sqrt{1 + |\nabla U|^2})I,$$

$$(b) \quad G = (\sqrt{1 + U^2})I,$$

$$(c) \quad G = (\sqrt{1 + |\nabla U|^2 + U^2})I,$$

$$(d) \quad G = \text{تابع شبه طول کمان}$$

نتایج به دست آمده برای روش الف در شکل (۶) نشان داده شده است. همانطور که مشاهده می‌شود، شبکه (a) که در آن $\lambda_1 = \lambda_2$ است، تراکم بهتری در نقطه (۰/۵ و ۰/۵) دارد که تابع u در آن ماکسیمم خود را اختیار می‌کند.



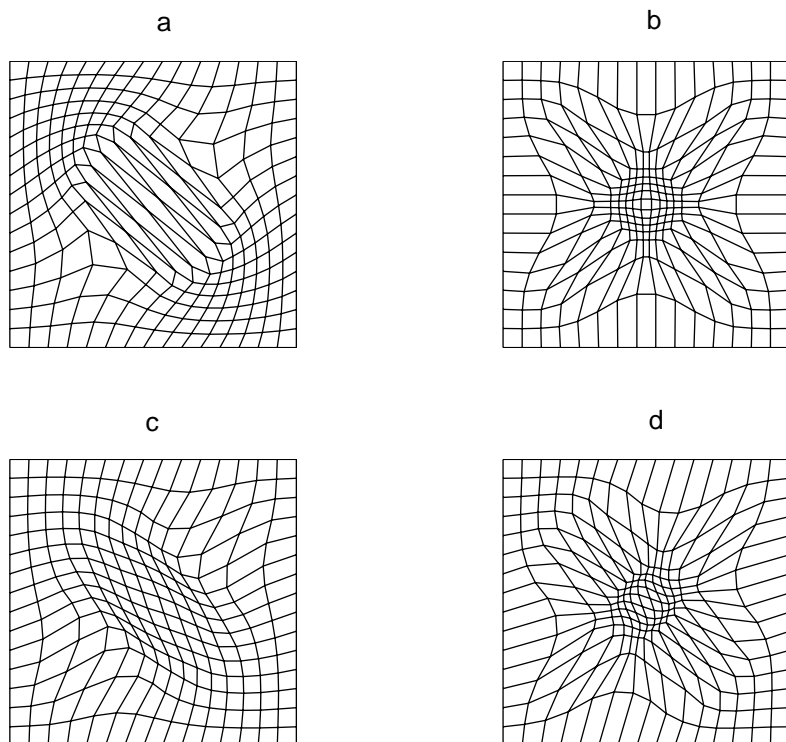
شکل ۵. رسم سه بعدی تابع $u(x, y)$ در مثال ۱.۱۰

نتایج به دست آمده برای روش ب، در شکل (۷) نشان داده شده است. همان طور که مشخص است به جز حالت (d) بقیه حالات تراکم نسبتاً خوبی را در نقطه (۰/۵ و ۰/۵) دارند. جالب این است که حالت‌های (a) و (c) مشابه هم هستند. از این امر می‌توان حدس زد که ترکیب تابع نشانگر (a) با (b) به صورتی که (c) را پدید آورد، چندان تأثیری در افزایش تراکم در نقطه (۰/۵ و ۰/۵) ندارد.

مثال ۲.۱۰. (معادله برگر) در این مثال، روش حرکت شبکه در حل عددی مسائل مقدار مرزی و مقدار اولیه را برای معادله برگر دو بعدی زیر به کار می گیریم.

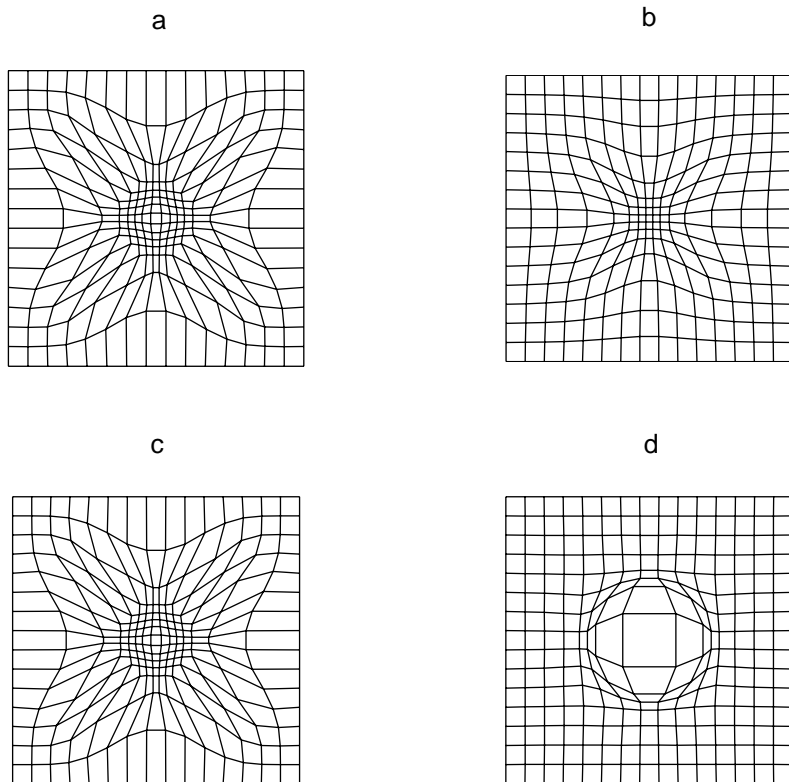
$$u_t = R\Delta u - uu_x - uu_y, \quad (x, y) \in (0, 1) \times (0, 1), \quad R = 0.001$$

شرایط مرزی دیریکله و شرایط اولیه به گونه ای انتخاب می شوند که جواب دقیق مسأله، $u(x, y, t) = (1 + e^{\frac{x+y-t}{R}})^{-1}$ باشد. در اینجا MMPDE و معادله دیفرانسیل جزئی فیزیکی (معادله برگر) گسسته سازی شده معادلات حاصل از MMPDE و معادله دیفرانسیل جزئی فیزیکی، همزمان در یک دستگاه معادله دیفرانسیل معمولی قرار می گیرند. اگر یک شبکه $N \times N$ داشته باشیم، از آنجایی که نقاط روی مرز مشخص هستند، تعداد نقاط داخلی شبکه، $(N - 2)^2$ نقطه خواهد بود.



شکل ۶. شبکه به دست آمده برای مثال ۲.۱۰ الف با انتخاب های متفاوت از λ_2 و $\lambda_1 = \frac{1}{\lambda_2}$ (a) ، $\lambda_2 = \lambda_1$ (b) ، $\lambda_2 = 1$ (c) و $\lambda_2 = 2\lambda_1$ (d) . $\tau = 0.0000001$

در هر نقطه سه مجهول $u(x, y), y, x$ باید محاسبه شود. لذا دستگاه معادله دیفرانسیل معمولی ما $3 \times (N - 2)^2$ مجهول و همین تعداد معادله خواهد داشت. دستگاه معادله دیفرانسیل معمولی مزبور را با استفاده از حل کننده دستگاه معادله دیفرانسیل معمولی «ode15s» در نرم افزار MATLAB، که برای سیستم های سخت طراحی شده است حل کرده و از مقادیر $R = 0/001$ و $\tau = 0/0000001$ و $ATOL = 1 \times 10^{-12}$ و $RTOL = 1 \times 10^{-12}$ استفاده می کنیم. نتایج عددی در شکل (۸) نمایش داده شده است.

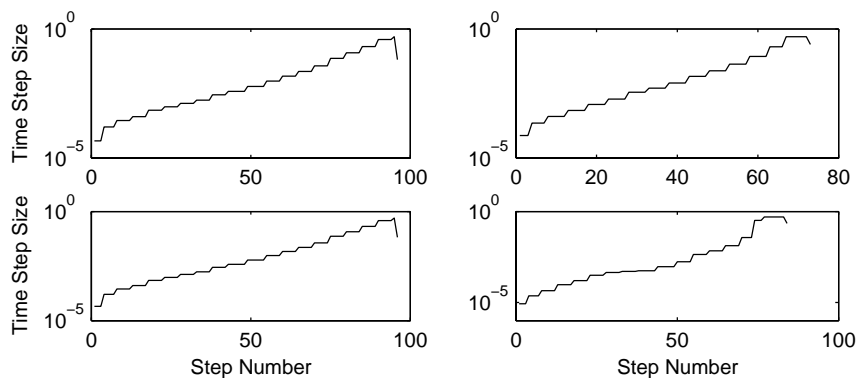


شکل ۷. شبکه به دست آمده برای مثال ۲.۱۰ (ب) با $\tau = 0/0000001$ و

$$\begin{aligned}
 (a) \quad G &= (\sqrt{1 + |\nabla U|^2})I & (b) \quad G &= (\sqrt{1 + U^2})I \\
 (c) \quad G &= (\sqrt{1 + |\nabla U|^2 + U^2})I & (d) \quad G &= \text{تابع شبه طول کمان}
 \end{aligned}$$

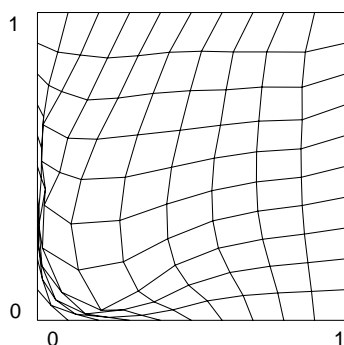
تعدیل وردشی شبکه در حل معادلات دیفرانسیل با مشتقات جزئی دو بعدی — ۲۰

در چهار نمودار پایین نیز، چگونگی انتخاب گام‌های زمانی توسط ode15s در تولید چهار شبکه بالایی به طور مجزا نشان داده شده است.



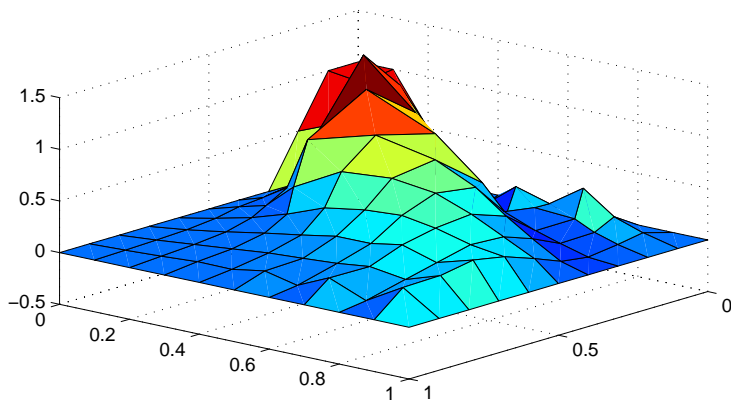
شکل ۸. چگونگی انتخاب گام زمانی در تولید شبکه برای مثال ۲.۱۰ (ب) به ازای

$$\tau = 0/000001$$



شکل ۹. شبکه 11×11 تولید شبکه برای حل معادله برگر (مثال ۲.۱۰) در زمان $t = 0/2$ به

$$R = 0/001$$



شکل ۱۰. حل معادلهٔ برگر (مثال ۲.۱۰) در زمان $t = ۰/۲$ به ازای $R = ۰/۰۰۱$

و $\tau = ۰/۰۰۰۰۰۰۱$

$cputime = ۳/۹۳۳۶ \times ۱۰^۳ s$

منابع

- [1] W.M. Boothby, An Introduction to Differentiable Manifolds and Riemannian Geometry, 2nd ed., Academic press, Inc., Orlando 1986.
- [2] J.U. Brackbill and J.S. Saltzman, Adaptive zoning for singular problem in two dimensions, J. Comput. Phys. 46 (1982) 342-368.
- [3] A.S Davinsky, Adaptive grid generation from harmonic maps on Riemannian manifolds, J. Comput. Phys. 95 (1991) 450-476.
- [4] J. Eell and H. Sampson, Harmonic mappings of Riemannian manifolds, Amer. J. Math. 86, No.1, 109-160 (1964).
- [5] F.B. Fuller, Harmonic Mappings, Proc. Natl. Acad. Sci.USA 40, 987-991 (1954).
- [6] R. Hamilton, Lecture Notes in Mathematics, Vol. 471, Springer-Verlag, New York/Berlin, 1975.

- [7] W. Huang, Y. Ren and R.D. Russel, Moving mesh based on moving mesh Partial differential equation, *J. Compute. Phys.* 113 (1994), pp. 279-290.
- [8] W. Huang and R.D. Russel, Moving mesh strategy based on a gradient flow equation for two-dimensional problems, *SIAM J. Sci. Comput.* 20 (1999) 998-1015.
- [9] R. Schoen and S.T Yau, On univalent harmonic maps between surface, *Invent. Math.* 44, 265-278 (1978).
- [10] A. Winslow, Numerical solution of the quasi-linear Poisson equation in a nonuniform triangle mesh, *J. Comput. Phys.* 1 149-172 (1967).

علیرضا سهیلی و محمد هادی مصلحی
گروه ریاضی، دانشگاه سیستان و بلوچستان، زاهدان
soheili@math.usb.ac.ir
moslehi@mhm.ir