

روش تحقیقاتی پارامتری^۱

دکتر مهدی سبزه‌پرور

استادیار دانشکده مکانیک دانشگاه صنعتی امیرکبیر

چکیده:

بررسی و آنالیز یک سیستم فیزیکی غیرخطی^۲ که اطلاعات کافی در مورد پارامترهای آن در دست نیست مورد نیاز می باشد. روش های موجود به علت حساسیت زیاد نسبت به حدس اول و زیاد شدن تعداد پارامترهایی که اختلاف اندازه مابین واحد آنها بسیار زیاد است (مثلاً ارتفاع ۱۰۰۰۰ متر و زاویه ۰/۰۲ رادیان) باعث پیچیدگی منحنی واگرایی و در نتیجه ایجاد فضای غیر اقلیدسی خواهد شد. ضمن این که وقت کامپیوتر را زیادی مصرف می کنند، اکثراً با واگرایی جواب ها مواجه خواهند شد.

در روش تحقیقاتی پارامتری انتقال منحنی ها به یک فضای متریک (فضای صفحه کاغذ که یک فضای کاملاً اقلیدسی را تشکیل می دهد) باعث خواهد شد که تمام متغیرها از یک نوع (واحد طولی) بوده و علاوه بر این هموزن کردن اندازه پارامترها، مشکلات فوق را برطرف می سازد. این روش موارد استفاده زیادی در ساختن مدل ریاضی مسائل مبهم فیزیکی دارد که در مقایسه با روش های موجود بسیار سریع و دقیق عمل کرده و قادر به آنالیز سیستم هائی که تا پیش از پانزده متغیر می باشند، هست.

را در مسائل فیزیکی بکار می گیریم اکثراً با واگرایی مواجه خواهیم شد. برای مثال به روش کمترین مربعات^۴ مراجعه شود. با بررسی روش های موجود آشکار است که نیاز سختی به یک روش تحقیقاتی پارامتری که قادر به جوابگویی مسائل فیزیکی مبهمی که اطلاعات کافی در مورد پارامترها در دست نیست می باشد. بنابراین بعد از مطالعه روی مزایا و مشکلات روش های موجود، روش جدیدی که قادر به شناسائی بیش از پانزده متغیر در یک سیستم در مدت زمان کوتاه با دقت زیاد می باشد پیشنهاد می شود.

سه مشکل اساسی در روش های موجود وجود دارد.

۱- واحد متغیرها،

۲- اندازه متغیرها،

۳- همگرایی جواب ها.

برای برطرف کردن مسأله اول می توان تغییرات تابع را روی صفحه کاغذ که یک فضای اقلیدسی را تشکیل می دهد تصویر کرد. این عمل باعث خواهد شد که همه متغیرها از یک نوع واحد طولی برخوردار شوند، در حالی که در مسأله فیزیکی با واحد اصلی خود عمل می کنند. حال این فضا را با نام فضای متریک معرفی می کنیم.

یکی از روش های شناسائی پارامترها که موارد استفاده زیادی دارد، روش گرادیانت می باشد که با الگوریتم های آزمون خطایا تکرار^۳ برای اصلاح کردن تخمین پارامترها جهت نزدیک شدن به بهینه عمل می کند. اگرچه این روش عمدتاً با چند سعی، خیلی سریع به جواب مورد نظر می رسد، لیکن در نزدیکی بهینه همگرایی بسیار آهسته ای دارد.

روش دیگر گرادیانت رتبه دوم است که با در نظر گرفتن نوع منحنی و شیب آن در نزدیکی بهینه عمل می کند^۱ و مشکل روش اول را ندارد. اما مشکلی که با آن مواجه می باشد ظرافت و دقت زیاد آن در تمام طول منحنی است (نقاط بحرانی و غیر بحرانی) که این ظرافت در نقاط غیر بحرانی که اکثراً طول منحنی می باشد باعث کندی عمل می گردد. روش های فوق در رابطه با توابی که دارای یک یا دو متغیر می باشند و منحنی تابع آنها زیاد پیچیده نباشد چندان مشکلی ایجاد نمی کنند و در اکثر اوقات به جواب های مطلوبی خواهند رسید^۲، اما با زیاد شدن تعداد متغیرها و پیچیده شدن شکل منحنی با اشکالات اساسی روبرو خواهند شد.

متأسفانه در اکثر متدهای تحقیقاتی پارامتری بعد فیزیکی مسأله در نظر گرفته نمی شود و تمام متغیرها را هم واحد و اختلاف اندازه مابین آنها را خیلی کم در نظر گرفته، هنگامی که این نوع راه حل ها

M_1 و M_2 تغییرات متغیرهای اصلی هستند و Δy کل تغییرات پارامترها در فضای متریک می باشد. بنابراین معادله گرادینت در فضای متریک بدین صورت در خواهد آمد.

$$\frac{\Delta X_1}{\Delta X_2} = \frac{m_1}{m_2} \quad (4)$$

و بالاخره مقدار تغییرات در متغیرهای اصلی چنین خواهد بود:

$$\frac{\Delta A_1}{\Delta A_2} = \left(\frac{S_1}{S_2} \right)^2 \left(\frac{M_2}{M_1} \right) \quad (5)$$

و با استفاده از این مقادیر مقدار جدید متغیرهای اصلی را به این

$$A_{1N} = A_{10} - \Delta A_1 \quad \text{صورت بدست آورد:}$$

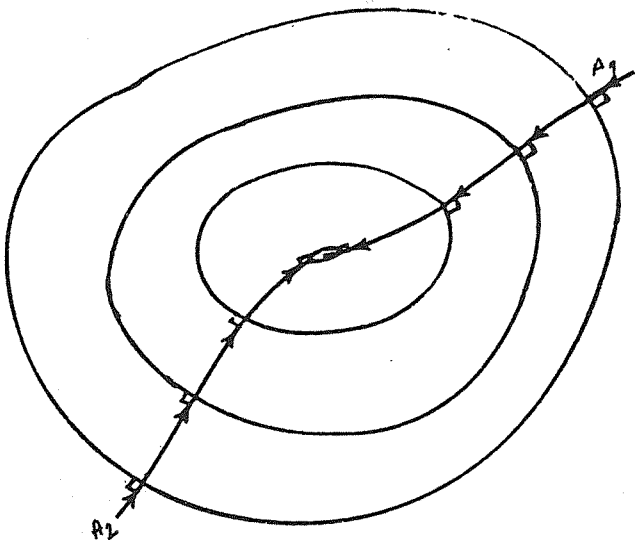
$$A_{2N} = A_{20} - \Delta A_2$$

اندیس N و O نمایانگر مقدار جدید و قدیمی پارامترها می باشد.

شکل زیر چگونگی عملکرد این روش را در رابطه با رسیدن به

بهینه نشان می دهد، در حالی که ضرایب همگرایی در محل

منحنی های مرزی تعیین شده اند.



حال آنالیز بالا را برای تعیین مقادیر مینیمم یک تابع اسکالری

که دارای n متغیر می باشد استفاده می کنیم.

$$f = f(A_1, A_2, A_3, \dots, A_n) \quad (7)$$

گرادینت تابع در فضای متریک به این صورت خواهد بود:

$$\Delta f = \frac{\delta f}{\delta X_1} \bar{1}_1 + \frac{\delta f}{\delta X_2} \bar{1}_2 + \dots + \frac{\delta f}{\delta X_n} \bar{1}_n \quad (8)$$

$\bar{1}_1, \bar{1}_2, \dots, \bar{1}_n$ بردارهای واحد مستقل برای هر متغیر

$$X_i = \frac{A_i}{S_i} \quad i = 1, 2, 3, \dots \quad (9)$$

نیز مقیاس های انتخاب شده در رابطه با مقدار پارامتری باشند.

برای پیدا کردن جهت پارامترها یک بردار واحد برای کل پارامترها

تعریف می کنیم.

برای این که مقدار متغیرها نیز هم وزن شوند، متغیرهای جدیدی را تعریف می کنیم که حاصل از تقسیم متغیر اصلی با مقیاس انتخاب شده می باشد. البته انتخاب این مقیاس ها کار خیلی حساسی است و اندازه آن رابطه مستقیم با سرعت همگرایی دارد.

دو طریق برای انتخاب مقیاس ها پیشنهاد می شود. اول آن که با داشتن اطلاع در مورد متغیرها می توان مقدار مقیاس را همسنگ با مقدار متغیر در نزدیکی بهینه گرفت و اگر این اطلاعات در دست نباشد، اطلاع کافی را با چگونگی رفتار مشتق حاصله نسبت به متغیرهای آن را می توان تخمین زد. نتایج چندین آزمایش نشان داده اند که علی رغم وجود حدود پنجاه درصد اشتباه در انتخاب مقیاس ها، با این روش می توان به جواب رسید، هر چند دفعات سعی و خطا متناسب با مقدار اشتباه افزایش خواهد یافت^{۳، ۴}.

مشکل سوم را نیز می توان با انتخاب ضریب همگرایی متغیر برطرف کرد، به این طریق که این ضریب در رابطه با مقدار مشتق تابع نسبت به متغیر انتخاب می شود، هر جا منحنی زاویه نسبتاً کوچک داشته باشد و تغییرات زیادی در مشتقات قبلی و کنونی نباشد از ضریب بزرگتری، و هنگام بحرانی شدن منحنی از ضریب کوچک تری استفاده می شود.

با در نظر گرفتن این شرایط به شرح این روش می پردازیم، متغیرهای جدید را به این صورت تعریف می کنیم.

$$X_1 = \frac{A_1}{S_1}$$

$$X_2 = \frac{A_2}{S_2} \quad (1)$$

$$\vdots$$

$$X_n = \frac{A_n}{S_n}$$

S_1, S_2, \dots, S_n مقیاسهای انتخابی است، X متغیر جدید و A متغیر اصلی می باشند. بدین وسیله متغیرهای اصلی به فضای متریک منتقل می شوند، که همگی دارای یک نوع واحد طولی هستند و می توان فاصله بین دو متغیر را در هر زمان از رابطه زیر بدست آورد.

$$r = \sqrt{\Delta X_1^2 + \Delta X_2^2} \quad (2)$$

حال در این فضای جدید تغییرات را می توان به این صورت

$$\Delta y = m_1 + m_2 \quad \text{نوشته:}$$

$$m_1 = \frac{M_1}{S_1} \quad (3)$$

$$m_2 = \frac{M_2}{S_2}$$

$$dX_1\hat{1}_1 + dX_2\hat{1}_2 + \dots + dX_9\hat{1}_9 =$$

$$\frac{\delta f}{\delta X_1}\hat{1}_1 + \frac{\delta f}{\delta X_2}\hat{1}_2 + \dots + \frac{\delta f}{\delta X_9}\hat{1}_9 \quad (15)$$

با استفاده از تعاریف بالا و جایگزین کردن مقادیر اصلی پارامترها مقدار تغییر هر پارامتر به صورت زیر درخواهد آمد:

$$\Delta A_i = S_i^2 \frac{\delta f}{\delta A_i} \Delta 1 + \left[\left(\frac{\delta f}{\delta A_1} \right)^2 S_1^2 + \left(\frac{\delta f}{\delta A_2} \right)^2 S_2^2 + \dots + \left(\frac{\delta f}{\delta A_9} \right)^2 S_9^2 \right]^{1/2} \quad (16)$$

که در آن $\left(\frac{\delta f_i}{\delta A_i} \right)$ مقدار مشتق تابع نسبت به متغیر A_i می باشد. با محاسبه مشتقات مقادیر جدیدی برای پارامترها به دست خواهد آمد که سعی بعدی را ممکن می سازد و

$$A_i^1 = A_i^0 - \Delta A_i$$

A_i^1 مقدار جدید A_i^0 مقدار قدیمی متغیر می باشد. این سعی آنقدر تکرار می شود تا مقدار کل مشتق های تابع $\frac{\delta F}{\delta 1}$ (مجموع مشتق های جزئی $\frac{\delta F}{\delta A_i}$) به صفر نزدیک شود.

$$\hat{1} = \frac{dX_1\hat{1}_1 + dX_2\hat{1}_2 + \dots + dX_9\hat{1}_9}{\sqrt{dX_1^2 + dX_2^2 + \dots + dX_9^2}} \quad (10)$$

و برای این که مقدار حرکت و جهت حرکت هر یک از پارامترها مستقلاً مشخص شود جهت حرکت کسینوسی را بدست می آوریم:

$$m_j = \frac{dX_j}{\sqrt{dX_1^2 + dX_2^2 + \dots + dX_9^2}} \quad (11)$$

حال مقدار تغییرات هر یک از پارامترها به این صورت خواهد شد:

$$\Delta X_i = m_i \Delta 1$$

که در آن $\Delta 1$ مقدار سرعت همگرایی را نشان می دهد. برای شناسایی این تغییرات روی پارامترهای اصلی (فیزیکی) این تغییرات را در پارامترهای اصلی پیدا می کنیم به این صورت که:

$$\Delta A_i = S_i \Delta X_i$$

$$\Delta A_i = S_i m_i \Delta 1 \quad (13)$$

برای داشتن یک همگرایی ماکزیمم لازم است که بردار تغییرات پارامترها^۵ موازی و در جهت مخالف با بردار گرادیانت آنها باشد، بنابراین،

منابع

1. Wilde, Douglass J. Optimum Seeking Methods, Prentice Hall Inc., New Jersey, 1964.
2. Nash, Peter., System Modeling and Optimization, Peter Peregrinus Ltd. Stevenge, UK, and New York, 1981.
3. Sabzehparvar Mehdi, «A Numerical Method for Analyzing Performance Flight Test Data», M. S. Thesis, Department of Aerospace Engineering Mississippi State University, May 1982.
4. Sabzehparvar Mehdi, «Determination of Aerodynamic and Propulsion Parameters of General Aviation Aircraft Using Steady State Flight Test Data», Ph. D. Dissertation, Department of Aerospace Engineering Mississippi State University, August 1984.

پاورقی

در مقالات دیگر مجله به جای واژه لاتینی Parameter کلمه (فراستخ) فارسی را جایگزین کرده ام (ویراستار).

- 1 - Parameter Identification Method
- 2 - Non Linear
- 3 - Iteration
- 4 - Least Squares
- 5 - parameter Change Vector