

بسمه تعالی



جلسه دفاع از پایان نامه کارشناسی ارشد

یک روش عددی برای حل معادلات انتگرال
فردهلم و ولترای

دوبعدی نوع دوم

سخنران: بهاره نوری

زمان: یکشنبه ۱۵/۱۰/۹۲ ساعت ۱۴ بعدازظهر
مکان: سالن خوارزمی دانشکده علوم ریاضی

هیئت داوران

- ۱- دکتر مهدی تاتاری
- ۲- دکتر حمیدرضا مرزبان
- ۳- دکتر رضا مختاری
- ۴- دکتر محمدتقی جهاننیده

چکیده

در این پایان نامه به کمک چندجمله‌ای‌های چبیشف و لژاندر روش‌هایی برای حل عددی دسته‌ای از معادلات انتگرال معرفی کرده و با ارایه‌ی چند مثال و آنالیز خطای موجود، کارایی و دقت این روش‌ها را مورد بررسی قرار می‌دهیم.

واژه‌های کلیدی: انتگرال فردهلم، انتگرال ولترا، چندجمله‌ای چبیشف، چندجمله‌ای لژاندر



دانشگاه صنعتی اصفهان
دانشکده علوم ریاضی

یک روش عددی برای حل معادلات انتگرال فردهلم و ولترای دو بعدی نوع دوم

پایان نامه کارشناسی ارشد ریاضی کاربردی

بهاره نوری

استاد راهنما

دکتر مهدی تاتاری

دی ۱۳۹۲



دانشگاه صنعتی اصفهان
دانشکده علوم ریاضی

پایان نامه کارشناسی ارشد ریاضی کاربردی خانم بهاره نوری
تحت عنوان

یک روش عددی برای حل معادلات انتگرال فردهلم و ولترای دوبعدی نوع دوم

در تاریخ ۱۵/۱۰/۹۲ توسط کمیته تخصصی زیر مورد بررسی و تأیید نهایی قرار گرفت.

دکتر مهدی تاتاری

۱- استاد راهنما

دکتر حمیدرضا مرزبان

۲- استاد مشاور

دکتر رضا مختاری

۳- استاد داور ۱

دکتر محمدتقی جهانزاده

۴- استاد داور ۲

دکتر فرید بهرامی

سرپرست تحصیلات تکمیلی دانشکده

کلیه حقوق مادی مترتب بر نتایج مطالعات، ابتکارات
و نوآوری‌های ناشی از تحقیق موضوع این پایان‌نامه
متعلق به دانشگاه صنعتی اصفهان است.

فهرست مطالب

هفت	فهرست تصاویر
۱	فصل ۱ مقدمه
۵	فصل ۲ مفاهیم اولیه
۱۲	فصل ۳ حل عددی معادلات انتگرال فردهلم دوبعدی نوع دوم
۱۲	۱.۳ مقدمه
۱۴	۲.۳ درونیابی توابع چندمتغیره
۱۴	۱.۲.۳ درونیابی
۱۶	۲.۲.۳ آنالیز خطا
۲۰	۳.۳ الگوریتم سریع برای توابع انتگرال
۲۳	۴.۳ پیچیدگی محاسباتی و حافظه‌ی مورد نیاز
۲۵	۵.۳ مثال‌های عددی
۲۹	فصل ۴ حل عددی معادلات انتگرال ولترا غیرخطی دوبعدی با استفاده از چندجمله‌ای‌های لژاندر
۲۹	۱.۴ مقدمه
۳۰	۲.۴ ویژگی‌های توابع لژاندر انتقال‌یافته‌ی دوبعدی
۳۱	۳.۴ برآورد خطای تقریب توابع دومتغیره
۳۶	۱.۳.۴ ماتریس‌های عملگر انتگرال

۳۹	ماتریس عملگر ضرب	۲.۳.۴
۴۱	حل عددی معادلات انتگرال ولترای غیرخطی دوبعدی	۴.۴
۴۵	کاربردها	۵.۴
۴۶	مساله‌ی کوشی	۱.۵.۴
۴۸	مساله‌ی داربوکس	۲.۵.۴
۴۹	مثال‌های عددی	۶.۴

۶۱	مراجع
----	-------	-------

۶۳	واژه‌نامه فارسی به انگلیسی و نمایه
----	-------	------------------------------------

۶۶	واژه‌نامه انگلیسی به فارسی
----	-------	----------------------------

فهرست تصاویر

۵۱	تابع خطا با $M = ۲$ برای مثال ۱	۱.۴
۵۱	تابع خطا با $M = ۴$ برای مثال ۱	۲.۴
۵۲	تابع خطا با $M = ۶$ برای مثال ۱	۳.۴
۵۴	تابع خطا با $M = ۲$ برای مثال ۲	۴.۴
۵۴	تابع خطا با $M = ۴$ برای مثال ۲	۵.۴
۵۵	تابع خطا با $M = ۶$ برای مثال ۲	۶.۴
۵۷	تابع خطا با $M = ۲$ برای مثال ۳	۷.۴
۵۷	تابع خطا با $M = ۴$ برای مثال ۳	۸.۴
۵۸	تابع خطا با $M = ۶$ برای مثال ۳	۹.۴
۵۹	تابع خطا با $M = ۲$ برای مثال ۴	۱۰.۴
۶۰	تابع خطا با $M = ۳$ برای مثال ۴	۱۱.۴

چکیده

در این پایان نامه به کمک چندجمله‌ای‌های چیشف و لژاندر روش‌هایی برای حل عددی دسته‌ای از معادلات انتگرال معرفی کرده و با ارایه‌ی چند مثال و آنالیز خطای موجود، کارایی و دقت این روش‌ها را مورد بررسی قرار می‌دهیم.

واژه‌های کلیدی: انتگرال فردهلم، انتگرال ولترا، چندجمله‌ای چیشف، چندجمله‌ای لژاندر

فصل ۱

مقدمه

نظریه‌ی معادلات انتگرال یکی از مهمترین شاخه‌های علم ریاضی است. این دسته از معادلات به عنوان مدل ریاضی در علم فیزیک و شیمی و علوم فنی کاربردهای فراوانی دارند. معادلات انتگرال، معادلاتی هستند که یک تابع مجهول در انتگرالی معین دیده می‌شود. معادلات انتگرال خطی به دو دسته‌ی معادلات انتگرال فردهلم و معادلات انتگرال ولترا تقسیم می‌شوند. اگر بازه‌ی انتگرال‌گیری در دو طرف، عدد ثابت باشد به آن معادله‌ی انتگرال فردهلم و اگر از یک طرف به متغیر محدود شود به آن معادله‌ی انتگرال ولترا گفته می‌شود. معادله‌ی انتگرال زیر را در نظر بگیرید

$$\int_a^b k(x, t)U(t)dt = g(x). \quad (1.1)$$

معادله‌ی (۱.۱)، یک معادله‌ی انتگرال فردهلم یک‌بعدی نوع اول است که در آن U تابع مجهول، g تابع معلوم و $k(x, t)$ به عنوان تابع هسته، دیگر تابع معلوم معادله است. اگر تابع مجهول، هم درون انتگرال هم بیرون از آن ظاهر شود، به معادله‌ی انتگرال فردهلم نوع دوم یک‌بعدی می‌رسیم

$$U(x) - \lambda \int_a^b k(x, t)U(t)dt = g(x), \quad a \leq x \leq b.$$

در این جا λ عامل مجهول است که در جبرخطی نقش **مقدارویژه** را بازی می‌کند و تابع هسته، $k(x, t)$ ، باید یکی از شرایط زیر را داشته باشد [۳۸]

- (۱) تابع هسته در دامنه‌ی $\Omega = \{(x, t) : a \leq x \leq b, a \leq t \leq b\}$ پیوسته باشد.
- (۲) در صورت ناپیوستگی تابع هسته برای تعدادی نقاط، انتگرال زیر موجود باشد

$$\int_a^b \int_a^b |k(x, t)|^2 dxdt < \infty.$$

به طور مشابه

$$\int_a^x k(x, t)U(t)dt = g(x),$$

معادله‌ی انتگرال ولترای نوع اول یک‌بعدی و

$$U(x) - \lambda \int_a^x k(x, t)U(t)dt = g(x),$$

معادله‌ی انتگرال ولترای نوع دوم یک‌بعدی است.

معادلات انتگرال ارتباط نزدیکی با معادلات دیفرانسیل دارند. بسیاری از مسایل با مقادیر اولیه و یا با مقادیر مرزی را می‌توان به شکل معادلات انتگرال بازنویسی کرد و برعکس. در اصل مساله‌ی مقدار اولیه و دستگاه‌های دینامیکی قابل تبدیل به معادله‌ی ولترا و مساله‌ی با مقدار مرزی قابل تبدیل به معادله‌ی فردهلم است [۲۹].

ایوار فردهلم ریاضیدان سوئدی به حل مساله‌ای پرداخت که به نام خودش شهرت دارد، معادله‌ی انتگرال فردهلم. پس از آن شرایطی برای این نوع معادلات تعریف کرد تا قابل حل باشند و همچنین فرمولی برای حل آن در صورت وجود جواب ارایه داد. این کار انقلاب بزرگی در آنالیز تابعی و تئوری معادلات انتگرال بود [۳۵]. این معادلات کاربرد فراوانی در فیزیک، مهندسی و مکانیک دارد، به عنوان مثال در محاسبه‌ی فیزیک پلاسما [۱۷]. بیشتر معادلات انتگرال که در عمل اتفاق می‌افتند حل تحلیلی ندارند، به همین دلیل علاقه‌ی ویژه‌ای برای حل عددی اینگونه مسایل هست.

کارهای بسیاری در زمینه‌ی توسعه و آنالیز روش‌های عددی برای حل معادلات انتگرال فردهلم نوع دوم انجام گرفته‌است [۲-۱۵، ۹، ۵].

در سال‌های اخیر الگوریتم‌هایی برای حل عددی سریع معادلات انتگرال نوع دوم انجام شده‌است. به عنوان مثال مراجع [۲، ۱۱، ۲۰، ۲۱، ۳۲، ۳۹، ۴۰] را ببینید. روش چندقطبی سریع که در [۲۰] بیان شده به ترکیب چندجمله‌ای درونیاب با درجه‌ی پایین برای توابع هسته با استراتژی تقسیم و تسخیر می‌پردازد. در [۱۱] الگوریتمی با حجم عملیاتی از مرتبه‌ی $O(N \log N)$ با استفاده از ارتباط میان موجک‌ها و کاربردشان در عملگرهای کالدرن-زیگموند ارایه شده‌است. در [۳۲] یک روش برای به دست آوردن تقریبی با رتبه‌ی پایین از ماتریس گسسته‌سازی شده با استفاده از روش‌های تکراری خوش‌حالت‌ساز مانند روش تصحیح باقیمانده (RC) یا روش گرادیان مزدوج خوش‌حالت‌ساز (PCG) پیشنهاد شده، به طوری که هزینه‌ی نهایی برای حل معادله‌ی انتگرال با تابع هسته‌ی هموار از مرتبه‌ی $O(N)$ است.

مقاله‌های [۲۱، ۳۹، ۴۰] مربوط به الگوریتم‌هایی سریع برای معادلات انتگرال دوبعدی با توابع هسته‌ای است که به طور ضعیف تکین هستند. در [۲۱] و [۳۹] حالت متفاوتی از روش‌های چندقطبی سریع برای حل معادلات انتگرال با اینگونه توابع هسته بیان شده‌است. نویسندگان مقاله‌ی [۴۰] به معرفی یک روش هم‌مکانی با کمک موجک‌ها برای معادلات انتگرال تعریف شده بر روی چندضلعی‌ها می‌پردازد.

به غیر از ارایه‌ی الگوریتم‌های سریع، بررسی دقت حل عددی معادلات انتگرال نیز بسیار مهم است. به عنوان مثال مراجع [۲۴] و [۴۱] را ببینید. در [۲۴] برای معادلات انتگرال فردهلم دوبعدی نوع دوم از روش نیشتروم و در [۴۱] به کمک روش عناصر متناهی، یک روش تصحیح تکراری بیان شده به طوری که نشان می‌دهد در صورت هموار بودن تابع هسته، دقت به طور قابل ملاحظه‌ای افزایش می‌یابد.

ویتو ولترا فیزیکی‌دان و ریاضیدان ایتالیایی است. کارهای او در زمینه‌ی انتگرال، منجر به توسعه‌ی آنالیز تابعی شده است. وی با ارایه‌ی قضیه‌ی در تابع‌ها، شاخه‌ی جدیدی را در آنالیز، شامل کاربردهایی مهم برای حل معادلات دیفرانسیل و انتگرال، توسعه بخشید [۲۲].

مسائل انتقال تابشی و معادله‌ی تلگراف از جمله مسائلی هستند که به شکل معادلات انتگرال ولترا ظاهر می‌شوند [۳۷]. در این پایان‌نامه ابتدا به حل عددی معادلات انتگرال فردهلم دوبعدی نوع دوم و سپس به حل عددی معادلات انتگرال ولترای غیرخطی دوبعدی می‌پردازیم.

برای حل عددی معادلات انتگرال فردهلم دوبعدی نوع دوم به شکل

$$U(x, t) - \int_{-1}^1 \int_{-1}^1 k(x, t, u, v) U(u, v) du dv = g(x, t), \quad (x, t) \in [-1, 1] \times [-1, 1],$$

با تابع هسته‌ی $k(x, t, u, v)$ و با فرض هموار بودن آن در $([-1, 1])^4$ و تابع معلوم $g(x, t)$ به عنوان تابعی در فضای $L^2([-1, 1])^2$ ، ابتدا به کمک قاعده‌ی گاوس برای انتگرال به یک دستگاه خطی گسسته‌سازی شده می‌رسیم. سپس با استفاده از تقریب نیشتروم، معادله‌ای تقریبی به دست می‌آوریم که در آن تابع هسته به کمک چندجمله‌ای‌های چیبیشف درونیابی می‌شود. با ارایه‌ی یک روش تکراری با نام تصحیح باقیمانده یا بهبود تکرار، الگوریتمی جدید برای حل سریع معادلات انتگرال فردهلم دوبعدی از نوع اول بیان می‌کنیم.

در بخش (۲.۲.۳) به محاسبه‌ی خطای حاصل از به‌کارگیری چندجمله‌ای‌های درونیاب در شبکه‌ی چیبیشف می‌پردازیم. در بخش (۴.۳) تعداد عملیات لازم برای پیاده‌سازی این الگوریتم محاسبه شده و در آخر در بخش (۵.۳) چند مثال ارایه کرده و به کمک نرم‌افزار MATLAB 2010 به حل عددی آن‌ها می‌پردازیم [۴۲].

در فصل سوم به حل عددی معادلات انتگرال ولترای غیرخطی نوع دوم به شکل

$$U(x, t) = \int_0^t \int_0^x k_1(x, t, y, z) H(y, z, U(y, z)) dy dz + \int_0^x k_2(x, t, y) G(y, t, U(y, t)) dy + \int_0^t k_3(x, t, z) F(x, z, U(x, z)) dz + R(x, t), \quad (x, t) \in [0, l] \times [0, T],$$

می‌پردازیم، به طوری که U تابع مجهول، R ، k_1 ، k_2 و k_3 توابع هموار داده شده و H ، G و F نیز توابعی داده شده، پیوسته و غیر خطی در U هستند. با معرفی و بیان برخی ویژگی‌های توابع لژاندر انتقال‌یافته‌ی دوبعدی، برای توابع مطرح شده در معادله‌ی انتگرال، تقریبی ارایه می‌دهیم. سپس به کمک عملگرهای ضرب و انتگرال و نقاط هم‌مکانی، حل معادله‌ی انتگرال به حل دستگاه معادلات غیر خطی منجر می‌شود. در بخش (۳.۴) به بررسی خطای تقریب یک تابع می‌پردازیم. در مقاله‌ی [۳۷]، تخمینی برای نرم خطای بهترین تقریب آورده شده که با نتیجه‌گیری از آن، به بیان قضیه‌ای مبنی بر این موضوع می‌پردازد که تقریب یک تابع با استفاده از چندجمله‌ای‌های لژاندر انتقال‌یافته نیز یک

بهترین تقریب است. نتیجه‌گیری اشتباهی که در این پایان‌نامه از بیان آن صرف‌نظر شده‌است. بخش بعد با آوردن دو مثال، به ارتباط معادلات انتگرال و معادلات دیفرانسیل اختصاص می‌یابد. در آخر چند مثال آورده‌ایم که به کمک روش نقطه ثابت و با استفاده از نرم‌افزار MATLAB 2010 به حل عددی آن‌ها پرداخته‌ایم [۳۷].

فصل ۲

مفاهیم اولیه

در این فصل به معرفی مفاهیم و قضایای مورد نیاز، برای درک بهتر مطالب ارائه شده در این پایان نامه می پردازیم.

تقریب نیشتروم

روش نیشتروم یا قواعد انتگرال گیری عددی معادله ی انتگرال

$$U(x) = f(x) - \int_a^b k(x, y)U(y)dy,$$

را به صورت

$$U(x) \approx f(x) - \sum_{i=1}^n \omega_i k(x, y_i)U(y_i)dy$$

تقریب می زند. در این تقریب y_i ها نقاط گره ای و ω_i ها وزن های متناظر با این نقاط هستند.

چند جمله ای های چبیشف

چند جمله ای چبیشف نوع اول، $c_n(x)$ ، یک چند جمله ای تعریف شده نسبت به x از درجه ی n به صورت زیر است

$$c_n(x) = \cos(n\theta), \quad (1.2)$$

به طوری که $x = \cos(\theta)$. اگر متغیر x روی بازه ی $[-1, 1]$ تعریف شده باشد، آنگاه برای متغیر θ بازه ی $[0, \pi]$ اختیار

می شود. چند جمله ای های چبیشف به شکل بازگشتی به صورت زیر نوشته می شوند

$$c_0(x) = 1,$$

$$c_1(x) = x,$$

$$c_{n+1}(x) = 2xc_n(x) - c_{n-1}(x).$$

ریشه‌های $c_{n+1}(x)$ نقاط زیر هستند

$$x_j = \cos\left(\frac{(2j+1)\pi}{2(n+1)}\right), \quad j = 0, 1, \dots, n.$$

اگر این ریشه‌ها را در چندجمله‌ای مقیاس شده‌ی زیر قرار دهیم

$$c_j(x) = \delta_j \cos(j \arccos(x)), \quad j = 0, 1, \dots, n, \quad x \in [-1, 1], \quad (2.2)$$

خواهیم داشت

$$C = [c_i(x_j^{(n)})]_{i,j=0}^n = [\delta_i \cos(\frac{i(2j+1)\pi}{2(n+1)})]_{i,j=0}^n.$$

ماتریس C ، همان ماتریس تبدیل کسینوسی است.

فرض می‌کنیم $T_n(x)$ یک چندجمله‌ای درونیاب، ساخته شده در $n+1$ نقطه‌ی گره‌ای x_j در بازه‌ی $[-1, 1]$ باشد به طوری که تابع $f(x)$ را در $[-1, 1]$ تقریب بزند. خطا در $T_n(x)$ برابر است با

$$f(x) - T_n(x) = \frac{(x-x_0)\dots(x-x_n)}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\xi_x).$$

مقدار $f^{(n+1)}(\xi_x)$ به x و x_j ‌ها بستگی دارد ولی این بستگی چنان نیست که بتوان به صراحت به آن پرداخت. پس برای کوچک ساختن $\|f - T_n\|_\infty$ در حد ممکن، فقط کمیت

$$\max_{-1 \leq x \leq 1} |(x-x_0)\dots(x-x_n)| \quad (3.2)$$

را در نظر می‌گیریم. چندجمله‌ای (۳.۲) از درجه‌ی $n+1$ و ضریب بزرگترین درجه‌ی x در آن برابر یک است. طبق قضیه‌ی در [۱]، چندجمله‌ای (۳.۲) وقتی می‌نیم می‌شود که آن را $c_{n+1}(x)/2^n$ انتخاب کنیم که در این صورت مقدار می‌نیم آن برابر $1/2^n$ خواهد بود. با انتخاب این گره‌ها نامساوی زیر حاصل می‌شود

$$\|f - T_n\|_\infty \leq \frac{1}{(n+1)!2^n} \|f^{(n+1)}\|_\infty.$$

استفاده از ریشه‌های چندجمله‌ای‌های چیشف نوع اول به عنوان نقاط گره‌ای برای درونیابی، باعث کمرنگ شدن پدیده‌ی رانگ و یافتن تقریبی مناسب برای یک تابع پیوسته تحت نرم بینهایت می‌شود.

چندجمله‌ای‌های لژاندر

توابع لژاندر، جواب‌های عمومی حاصل از حل معادله‌ی دیفرانسیل زیر هستند

$$P_\lambda^\mu(x) = (1-x^2)y'' - 2xy' + [\lambda(\lambda+1) - \frac{\mu^2}{1-x^2}]y = 0, \quad |x| < 1, \quad \lambda > 0, \quad 0 \leq \mu \leq \lambda,$$

به طوری که اعداد حقیقی λ و μ به ترتیب درجه و مرتبه‌ی مربوط به تابع لژاندر هستند. به ازای $\mu = 0$ ، چندجمله‌ای‌های لژاندر به دست می‌آیند. فرمول بازگشتی این چندجمله‌ای‌ها را به صورت زیر نشان می‌دهیم [۳۰]

$$\begin{aligned} L_0(x) &= 1, \\ L_1(x) &= x, \\ L_{m+1}(x) &= \frac{2m+1}{m+1}xL_m(x) - \frac{m}{m+1}L_{m-1}(x), \quad m = 1, 2, 3, \dots, \quad -1 \leq x \leq 1. \end{aligned}$$

فرض کنید $X = L^2(\Omega)$ ، ضرب داخلی را در این فضا این‌گونه تعریف می‌کنیم

$$\langle f, g \rangle = \int_0^T \int_0^l f(x, t)g(x, t) dx dt, \quad \forall f, g \in X. \quad (4.2)$$

نرم نیز در این فضا چنین تعریف می‌شود

$$\|f\|_2 = \langle f, f \rangle^{\frac{1}{2}} = \left(\int_0^T \int_0^l |f(x, t)|^2 dx dt \right)^{\frac{1}{2}}. \quad (5.2)$$

با توجه به چنین ضربی، چندجمله‌ای‌های لژاندر در بازه‌ی $-1 \leq x \leq 1$ با یکدیگر متعامد هستند

$$\int_{-1}^1 L_m(x)L_n(x) dx = \begin{cases} \frac{2}{2n+1}, & m = n, \\ 0, & \text{در غیر این صورت} \end{cases}$$

این چندجمله‌ای‌ها یک پایه‌ی کامل برای بازه‌ی $[-1, 1]$ تشکیل می‌دهند.

توابع لژاندر انتقال‌یافته‌ی دوبعدی، تعریف شده روی Ω عبارتند از

$$\psi_{mn}(x, t) = L_m\left(\frac{2}{l}x - 1\right)L_n\left(\frac{2}{T}t - 1\right), \quad m, n = 0, 1, 2, \dots, \quad -1 \leq x \leq 1,$$

به طوری که L_m و L_n چندجمله‌ای‌های لژاندر، به ترتیب از درجه‌ی m و n ، تعریف شده‌ی روی بازه‌ی $[-1, 1]$ هستند.

چندجمله‌ای‌های لژاندر انتقال‌یافته‌ی دوبعدی با یکدیگر متعامدند

$$\int_0^T \int_0^l \psi_{ij}(x, t)\psi_{mn}(x, t) dx dt = \begin{cases} \frac{lT}{(2m+1)(2n+1)}, & i = m \text{ و } j = n, \\ 0, & \text{در غیر این صورت} \end{cases} \quad (6.2)$$

روش تکراری

روش تکراری، روشی برای حل دستگاه خطی زیر هستند

$$Ax = b,$$

به طوری که A و b به ترتیب ماتریس و بردار داده شده‌اند. روش‌های تکراری را می‌توان به شکل ساده‌ی زیر بیان کرد

$$x_{k+1} = Mx_k + c. \quad (۷.۲)$$

در معادله‌ی (۷.۲)، M ماتریسی $N \times N$ به نام ماتریس تکرار است. اگر در هر گذر از x_k به x_{k+1} به گام قبل وابسته نباشیم به آن روش تکراری ایستا گویند. چهار روش اصلی از روش‌های تکراری ایستا، روش تکراری ژاکوبی، روش تکراری گاوس-سایدل، روش SOR و روش SSOR هستند [۲۸].

تعریف ۱.۰.۲ فرض کنیم $\sigma(A)$ مجموعه‌ی مقادیر ویژه‌ی ماتریس A باشد. شعاع طیفی ماتریس A با اندازه‌ی $N \times N$ را این‌گونه تعریف می‌کنیم

$$\rho(A) = \max_{\lambda \in \sigma(A)} |\lambda|.$$

شعاع طیفی یک ماتریس، مستقل از نرم ماتریسی است. در حقیقت برای هر نرم ماتریسی القاشده

$$\rho(A) \leq \|A\|.$$

قضیه ۲.۰.۲ فرض کنید M یک ماتریس $N \times N$ باشد. تکرار (۷.۲) به ازای تمام $c \in \mathbb{R}^N$ همگراست اگر و تنها اگر $\rho(M) < 1$.

روش حذفی گاوس

روش حذفی گاوس نام روش حل دستگاه‌های معادلات خطی با حذف تدریجی مجهولات و تبدیل آن‌ها به دستگاه‌های مرتبه‌ی کمتر است. برای حل $Ax = b$ ، آن را به دستگاه هم ارز $Ux = g$ تبدیل می‌کنیم به طوری که U یک ماتریس بالا مثلثی است. برای این منظور با افزودن مضاربی به یک معادله و جمع آن با سایر معادلات، مجهولی از آن‌ها را حذف می‌کنیم. این دستگاه با فرآیند جایگذاری پسرو به راحتی حل می‌شود. تعداد عملیات برای این روش در حدود $\frac{1}{3}N^3$ است.

پیدا کردن وارون ماتریس A هم‌ارز حل معادله‌ی $AX = I$ است که X یک ماتریس $n \times n$ مجهول است. اگر X و I را برحسب ستون‌های آن‌ها بنویسیم، به حل n دستگاه می‌رسیم که ماتریس A در همه‌ی آن‌ها به عنوان ضریب، مشترک است. محاسبه‌ی A^{-1} چهار برابر حل $Ax = b$ برای یک بردار تنهای b هزینه خواهد داشت [۱].

روش گرادیان مزدوج

روش گرادیان مزدوج یک روش برای حل دستگاه خطی معین، مثبت و متقارن $Ax = b$ است. این روش به لحاظ نظری، روشی مستقیم ولی در عمل تکراری است.

قضیه ۳.۰.۲ اگر A یک ماتریس معین مثبت متقارن حقیقی باشد، آنگاه حل $Ax = b$ هم‌ارز با مینیم کردن تابع درجه‌ی دوم $\phi(x) = \frac{1}{2}x^T Ax - x^T b$ است.

به عبارت دیگر مقدار مینیم $\phi(x)$ برابر $-\frac{1}{2}b^T A^{-1}b$ است که با انتخاب $x = A^{-1}b$ به دست می‌آید. در این روش تکراری، تقریب‌های پیاپی x_k به بردار جواب، x ، به صورت بازگشتی زیر محاسبه می‌شوند

$$x_{k+1} = x_k + \alpha_k p_k.$$

بردارهای $\{p_k\}$ بردار هادی نامیده می‌شوند و مقدار اسکالر α_k برای مینیم کردن $\phi(x)$ در جهت بردار هادی p_k است. به عبارت دیگر α_k برای مینیم کردن تابع $\phi_\alpha(x_k + \alpha p_k)$ انتخاب شده است. می‌توان نشان داد اگر

$$\alpha = \alpha_k = \frac{p_k^T (b - Ax_k)}{p_k^T A p_k} = p_k^T r_k / p_k^T A p_k,$$

که

$$r_k = b - Ax_k,$$

این اتفاق خواهد افتاد. تعداد عملیات در این روش به ازای هر تکرار برابر $\mathcal{O}(n^2)$ است [۱۴].

ضرب تانسوری کرونکر

اگر A یک ماتریس $m \times n$ و B یک ماتریس $r \times s$ باشد، آنگاه حاصل ضرب تانسوری کرونکر این دو ماتریس، $A \otimes B$ ، یک ماتریس بلوکی از اندازه‌ی $mr \times ns$ ، به صورت زیر خواهد بود

$$A \otimes B = \begin{pmatrix} a_{11}B & \dots & a_{1n}B \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1}B & \dots & a_{mn}B \end{pmatrix}.$$

برخی ویژگی‌های این ضرب عبارتند از [۳۱]

اگر $A \in (R)^{m \times n}$ ، $B \in R^{r \times s}$ ، $C \in R^{n \times p}$ و $D \in R^{s \times t}$ ، آنگاه

$$(A \otimes B)(C \otimes D) = AC \otimes BD \quad (\in R^{mr \times pt}).$$

به ازای تمام ماتریس‌های A و B ،

$$(A \otimes B)^T = A^T \otimes B^T.$$

اگر ماتریس‌های A و B نامنفرد باشند، آنگاه

$$(A \otimes B)^{-1} = A^{-1} \otimes B^{-1}.$$

فرمول شرمان-موریسون

در بسیاری از مسایل کاربردی، مانند حل دستگاه $Ax = B$ ، معکوس ماتریس A محاسبه می‌شود. فرمول شرمان موریسون به ما نشان می‌دهد که می‌توان معکوس ماتریس دیگری همچون B را به کمک معکوس A که در اختیار است و ماتریسی با رتبه‌ی یک پیدا کرد [۱۴].

قضیه ۴.۰.۲ (فرمول شرمان-موریسون): اگر u و v دو بردار n -تایی و A یک ماتریس نامنفرد باشد آنگاه

$$(A - uv^T)^{-1} = A^{-1} + \alpha(A^{-1}uv^T A^{-1}),$$

اگر $1 - v^T A^{-1}u \neq 0$ آنگاه

$$\alpha = \frac{1}{(1 - v^T A^{-1}u)}.$$

ماتریس حاصل از ضرب uv^T ، ماتریسی با رتبه‌ی یک است.

اگر u و v ماتریس باشند، می‌توان از تعمیم این فرمول با نام **فرمول وودبری** استفاده کرد.

تعریف ۵.۰.۲ (فرمول وودبری): اگر U و V دو ماتریس $n \times n$ باشند آنگاه

$$(A - UV^T)^{-1} = A^{-1} + A^{-1}U(I - V^T A^{-1}U)^{-1}V^T A^{-1},$$

اگر $I - V^T A^{-1}U$ ماتریسی نامنفرد باشد.

ماتریس تبدیل کسینوسی

تبدیل کسینوسی، دنباله‌ی متناهی از داده‌ها را به صورت مجموع توابع کسینوسی با فرکانس‌های مختلف نمایش می‌دهد. فشرده‌سازی فایل‌های صوتی و تصویری و روش‌های طیفی برای حل عددی معادلات دیفرانسیل با مشتقات پاره‌ای از مهمترین کاربردهای این تبدیل است.

تبدیل کسینوسی تابع خطی و وارون‌پذیر $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ یا به‌طور معادل یک ماتریس مربعی معکوس‌پذیر با اندازه‌ی n است. این ماتریس n داده‌ی x_1, \dots, x_n را به داده‌های X_1, \dots, X_n تبدیل می‌کند. داده‌های جدید به کمک این تبدیل به صورت زیر به دست می‌آیند

$$X_i = \sum_{j=1}^n \delta_j x_j \cos\left(\frac{(i-1)(2j-1)}{2n}\pi\right), \quad i = 1, \dots, n,$$

به طوری که

$$\delta_j = \begin{cases} \sqrt{1/n}, & j = 1, \\ \sqrt{2/n}, & j = 2, \dots, n-1. \end{cases}$$

بنابراین درایه‌های ماتریس تبدیل کسینوسی به صورت زیر خواهند بود

$$c_{ij} = \delta_{i-1} \cos\left(\frac{(i-1)(2j-1)}{2n}\pi\right), \quad i, j = 1, \dots, n.$$

با تعریف $\mathbf{c}_i^T = (c_{i1}, \dots, c_{in})$ به عنوان i -امین سطر از ماتریس تبدیل کسینوس $n \times n$ ، می‌توان این ماتریس را به صورت زیر نوشت

$$\begin{bmatrix} \dots & \dots & \dots \\ \dots & c_{ij} & \dots \\ \dots & \dots & \dots \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{c}_1^T \\ \dots \\ \mathbf{c}_n^T \end{bmatrix} = \mathbf{C}^T.$$

بردارهای \mathbf{c}_i^T متعامد و یکه هستند یعنی

$$(\mathbf{c}_i, \mathbf{c}_j) = \mathbf{c}_i^T \mathbf{c}_j = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j, \\ 0, & i \neq j. \end{cases}$$

در نتیجه ماتریس \mathbf{C} ، یک ماتریس متعامد بوده و

$$\mathbf{C}^{-1} = \mathbf{C}^T.$$

نرم فربنیوس

نرم فربنیوس ماتریس $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ ، به صورت زیر تعریف می‌شود

$$\|A\|_F^2 = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n |a_{i,j}|^2 = \text{trace}(A^* A)$$

به طوری که A^* ترانپوز مزدوج ماتریس A است.

فصل ۳

حل عددی معادلات انتگرال فردهلم دوبعدی

نوع دوم

۱.۳ مقدمه

در این فصل به ارزیابی روشی برای حل عددی معادلات انتگرال فردهلم دوبعدی نوع دوم در بازه $[-1, 1]$ برای هر متغیر، به صورت

$$U(x, y) - \int_{-1}^1 \int_{-1}^1 k(x, y, u, v)U(u, v)dudv = g(x, y), \quad (x, y) \in [-1, 1] \times [-1, 1], \quad (1.3)$$

می‌پردازیم، به گونه‌ای که تابع هسته $k(x, y, u, v)$ در بازه $[-1, 1]^4$ تابعی هموار و تابع مجهول $U(x, y)$ و تابع معلوم $g(x, y)$ متعلق به $L^2([-1, 1]^2)$ باشند. معادله انتگرال (۱.۳) را گسسته‌سازی کرده و به کمک چندجمله‌ای‌های درونیاب برای توابع چهار متغیره، تقریبی برای تابع هسته بیان می‌کنیم. بازه انتگرال‌گیری را $[-1, 1]$ انتخاب کرده‌ایم که در غیر این صورت می‌توان به کمک تبدیل خطی زیر از بازه دلخواه $[\alpha, \beta]$ به بازه $[-1, 1]$ رسید

$$\begin{cases} x' = (2x - \alpha - \beta)/(\beta - \alpha), \\ y' = (2y - \alpha - \beta)/(\beta - \alpha). \end{cases}$$

به این صورت که با قراردادن نقطه‌ای دلخواه از بازه $[\alpha, \beta]$ به جای x یا y ، به نقطه‌ی متناظر با آن در بازه $[-1, 1]$ می‌رسیم. حال به کمک یک قاعده‌ی انتگرال‌گیری مشخص مانند گاوس یا قاعده‌ی نیوتن-کانتس، معادله‌ی (۱.۳) را گسسته‌سازی می‌کنیم، برای مثال [۱۵] را ببینید.

ابتدا برای حالت یک‌بعدی