

روش شبه‌طیفی مبتنی بر هسته‌های بازتولیدی فضای هیلبرت برای حل مسئله غیرخطی کلین-گوردن

بابک آذرنویید^{۱*}، کوروش پرند^۲

۱. پژوهشگر پسادکتری، گروه علوم کامپیوتر، دانشکده ریاضی، دانشگاه شهید بهشتی
 ۲. استاد، گروه علوم کامپیوتر، دانشکده ریاضی، دانشگاه شهید بهشتی
- استاد، گروه مدل‌سازی شناختی، پژوهشکده علوم شناختی و مغز، دانشگاه شهید بهشتی

تاریخ دریافت: ۱۳۹۶/۰۳/۱۱ تاریخ پذیرش: ۱۳۹۶/۰۵/۲۵

The pseudo-spectral method based on the reproducing kernel Hilbert spaces for solving the nonlinear Klein-Gordon problem

Babak Azarnavid^{1,*}, Kourosh Parand²

1. Postdoc Researcher, Department of Computer Sciences, Faculty of Mathematics, Shahid Beheshti University
2. Professor, Department of Computer Sciences, Faculty of Mathematics, Shahid Beheshti University
Professor, Department of Cognitive modeling, Institute for Cognitive Sciences and Brain, Shahid Beheshti University

Received: 6/1/2017

Accepted: 8/16/2017

Abstract: In this paper, a pseudo-spectral method based on the reproducing kernels of Hilbert spaces will be introduced to solve the nonlinear Klein-Gordon problem. In order to approximate the spatial derivatives of the problem, we use the operational matrices obtained by the reproducing kernels of Hilbert spaces and also a fourth order Runge-Kutta method is used to discretize the time domain. Using reproducing kernel Hilbert space operational matrices and enforce the basis functions to satisfy the boundary conditions exactly are the main advantages of the proposed method. Several examples are presented to illustrate the efficiency and ability of the method for solving nonlinear time dependent problems.

Keywords: Reproducing kernel Hilbert space, Pseudo-spectral method, Klein-Gordon problem, Runge-Kutta Method.

چکیده: در این مقاله روش شبه‌طیفی مبتنی بر هسته‌های بازتولیدی فضای هیلبرت برای حل مسئله غیرخطی کلین-گوردن معرفی خواهد شد. به منظور تقریب مشتق‌های مکانی مسئله از ماتریس‌های عملیاتی به دست آمده با استفاده از هسته‌های بازتولیدی فضای هیلبرت و همچنین به منظور گسسته سازی بعد زمانی مسئله از روش رانگ کوتای مرتبه چهار استفاده می‌کنیم. استفاده از ماتریس‌های عملیاتی به دست آمده با استفاده از هسته‌های بازتولیدی فضای هیلبرت همچنین اعمال دقیق شرایط مرزی بر روی پایه‌ها از مزایای روش معرفی شده هستند. در پایان چند مثال برای نشان دادن کارایی و توانایی روش برای حل مسائل غیرخطی وابسته به زمان ارائه شده است.

کلمات کلیدی: هسته بازتولیدی فضای هیلبرت، روش شبه‌طیفی، مسئله کلین-گوردن، روش رانگ کوتا.

مسائل غیرخطی از جمله مسئله کلین-گوردن در بسیاری از مسائل کاربردی فیزیکی از جمله فیزیک

۱ مقدمه

وابسته به زمان کلین-گوردن می‌پردازیم. هسته‌های بازتولیدی طوری ساخته می‌شوند که در شرایط مرزی مسئله به طور دقیق صدق کنند. در پایان چند مثال برای نشان دادن کارایی و توانایی روش برای حل مسائل غیرخطی وابسته به زمان ارائه شده است.

۲ روش حل

در این بخش، روش شبه‌طیفی مبتنی بر هسته‌های بازتولیدی فضای هیلبرت برای حل مسئله (۱) همراه با شرایط مقدار اولیه و شرایط مرزی دیریکله به کار برده خواهد شد. ابتدا به کمک تابع مناسب $h(x)$ شرایط مرزی را همگن‌سازی می‌کنیم. بعد از همگن‌سازی شرایط به صورت زیر

$$u(x, t) = v(x, t) + h(x) \quad (2)$$

مسئله را به صورت زیر خواهیم داشت:

$$\begin{cases} \frac{\partial^2 v}{\partial t^2} + \alpha \nabla^2 v + \mathcal{N}(v+h) = f(x, t) - \alpha \nabla^2 h, \\ x \in [a, b], t \geq 0, \\ v(x, 0) = u(x) - h(x), \partial_t v(x, 0) = v_t(x), \\ x \in [a, b] \\ v(a, t) = 0, v(b, t) = 0. \\ t \geq 0. \end{cases} \quad (3)$$

حال هدف حل مسئله فوق با استفاده از روش شبه‌طیفی مبتنی بر هسته‌های بازتولیدی فضای هیلبرت است. بنابراین ابتدا به معرفی هسته‌های بازتولیدی فضای هیلبرت می‌پردازیم.

به منظور حل مسئله (۳) فضاها $W_{\gamma, 0}^m[a, b]$ و $W_{\gamma, 0}^m[a, b]$

بازتولیدی $m \geq 3, W_{\gamma, 0}^m[a, b], W_{\gamma, 0}^m[a, b]$ را

به صورت زیر تعریف می‌کنیم:

پلاسم و فیزیک حالت جامد [۱، ۲] ظاهر می‌شوند. مسئله مقدار اولیه غیرخطی کلین-گوردن به صورت زیر داده می‌شود:

$$\begin{cases} \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} + \alpha \nabla^2 u + \mathcal{N}(u) = f(x, t), \\ x \in [a, b], t \geq 0. \end{cases} \quad (1)$$

همراه با شرایط اولیه

$$u(x, 0) = u_0(x), \partial_t u(x, 0) = v_t(x)$$

و شرایط مرزی دیریکله، که در آن $u = u(x, t)$ بیانگر جابجایی موج در موقعیت x و زمان t ، α یک ثابت معین و $\mathcal{N}(u)$ یک تابع غیرخطی است.

در سال‌های اخیر پژوهش‌های زیادی در زمینه کاربرد هسته‌های بازتولیدی فضای هیلبرت در آنالیز عددی و روش‌های محاسباتی انجام شده است که از جمله می‌توان به حل عددی معادلات با مشتقات جزئی با استفاده از روش‌های گالرکین و هم‌محلی [۳] جواب‌های چندگانه مسائل غیرخطی مقدار مرزی [۴]، تقریب معادلات با مشتقات جزئی تصادفی [۵]، حل عددی معادلات انتگرالی [۶] و کاربرد هسته‌ها در روش‌های یادگیری ماشینی [۷] اشاره کرد. روش‌های مبتنی بر هسته‌های بازتولیدی فضای هیلبرت به صورت موفقیت‌آمیزی بر روی بسیاری از مسائل غیرخطی به کار رفته‌اند، به عنوان مثال حل دستگاه غیرخطی مسائل مقدار مرزی، مسائل با نقطه بازگشت منفرد و مسائل غیرخطی در پدیده‌های ستاره‌شناسی [۸-۱۱]. در اینجا ما هسته‌های بازتولیدی را برای تولید ماتریس‌های عملیاتی به کار برده و با استفاده از ترکیب روش شبه‌طیفی با روش رانگ‌کو تا به حل مسئله غیرخطی

$W_{\gamma}^m[a,b] = \{u(x) | u^{(m-1)} \text{ به‌طور مطلق پیوسته است} \}$
 $u^{(m)} \in L^{\gamma}[a,b] \text{ and } u(a) = u(b).$

ضرب داخلی فضای $W_{\gamma}^m[a,b]$ یک زیرفضای $W_{\gamma}^m[a,b]$ بوده و ضرب داخلی و نرم آن مشابه فضای $W_{\gamma}^m[a,b]$ خواهد بود. برای مشاهده جزئیات بیشتر در مورد فضای هیلبرت با هسته بازتولیدی $W_{\gamma}^m[a,b]$ و $W_{\gamma}^m[a,b]$ و روش به دست آوردن هسته بازتولیدی آنها به [۸] و مراجع ذکر شده در آنها مراجعه کنید.

حال فرض کنید $R_y(x)$ هسته بازتولیدی فضای

$W_{\gamma}^m[a,b]$ است و قرار دهید

$$\psi_j(x) = R_{x_j}(x)$$

که در آن $\{x_j\}_{j=1}^{\infty}$ یک مجموعه چگال در $[a,b]$ است، در این صورت $\{\psi_j\}_{j=1}^{\infty}$ یک مجموعه کامل در $W_{\gamma}^m[a,b]$ است [۸، ۹]. در روش شبه‌طیفی مبتنی بر هسته‌های بازتولیدی، توابع $\{\psi_j\}_{j=1}^{\infty}$ به عنوان توابع پایه مورد استفاده قرار می‌گیرند.

ابتدا روش شبه‌طیفی به صورت خلاصه معرفی خواهد شد. یافتن جواب در یک مجموعه گسسته از نقاط یکی از ویژگی‌های مهم روش شبه‌طیفی است. معمولاً در روش‌های شبه‌طیفی جواب مسئله به صورت زیر در نظر گرفته می‌شود:

$$u_N(x) = \sum_{j=1}^N \lambda_j \psi_j(x). \quad (۶)$$

در نقاط $x_i, i=1, \dots, N$ از توابع پایه‌ای $\psi_j(x)$ استفاده می‌کنیم و تقریب تابع $u(x)$ را در نقاط گره‌ای $x_i, i=1, \dots, N$ به صورت زیر در نظر می‌گیریم:

تعریف ۱. فضای ضرب داخلی $W_{\gamma}^m[a,b]$ را به صورت زیر خواهیم داشت:

$$W_{\gamma}^m[a,b] = \{u(x) | u^{(m)} \in L^{\gamma}[a,b] \text{ به‌طور مطلق پیوسته است}, \}$$

ضرب داخلی فضای $W_{\gamma}^m[a,b]$ را به صورت زیر خواهیم داشت:

$$(u(\cdot), v(\cdot))_{W_{\gamma}^m} = \sum_{i=0}^{m-1} u^{(i)}(\cdot) v^{(i)}(\cdot) + \int_a^b u^{(m)}(x) v^{(m)}(x) dx \quad (۴)$$

همچنین نرم $\|u\|$ را به صورت

$$\|u\|_{W_{\gamma}^m} = \sqrt{(u, v)_{W_{\gamma}^m}}$$

خواهیم داشت که در آن $u, v \in W_{\gamma}^m[a,b]$

قضیه ۱. فضای $W_{\gamma}^m[a,b]$ یک فضای هیلبرت با هسته بازتولیدی است. یعنی برای هر $u(\cdot) \in W_{\gamma}^m[a,b]$ و هر $y \in [a,b]$ ثابت، هسته $R_y(\cdot) \in W_{\gamma}^m[a,b]$ وجود دارد به طوری که

$$(u(\cdot), R_y(\cdot))_{W_{\gamma}^m} = u(y).$$

هسته بازتولیدی $R_y(\cdot)$ به صورت زیر است:

$$R_y(x) = \begin{cases} \sum_{i=1}^{\gamma m} c_i(y) x^{i-1}, & x \leq y, \\ \sum_{i=1}^{\gamma m} d_i(y) x^{i-1}, & x \geq y. \end{cases} \quad (۵)$$

برهان. به [۸] مراجعه شود.

تعریف ۲. فضای ضرب داخلی $W_{\gamma}^m[a,b]$ را به صورت زیر خواهیم داشت:

بازتولیدی فضای هیلبرت با توجه به معین و مثبت بودن هسته معکوس‌پذیری ماتریس درون‌یاب برای هر مجموعه از نقاط دوبه‌دو مجزا تضمین می‌شود. با نادیده گرفتن شرایط مرزی فرض کنید معادله دیفرانسیل خطی زیر را داریم:

$$\mathcal{L}u = f.$$

جواب تقریبی را می‌توان با حل دستگاه خطی ماتریسی زیر به دست آورد:

$$\mathbf{L}u = \mathbf{f},$$

که در آن مؤلفه‌های بردارهای \mathbf{u} و \mathbf{f} مقادیر توابع u و f در نقاط گرهی و \mathbf{L} ماتریس عملیاتی مربوط به عملگر دیفرانسیلی \mathcal{L} هستند.

ابتدا مسئله کلین-گوردن (۱) را به صورت یک دستگاه معادلات مرتبه اول نسبت به متغیر زمان به صورت زیر می‌نویسیم:

$$\begin{cases} \partial_t u(x, t) = v(x, t), \\ \partial_t v(x, t) = -\alpha \nabla u - N(u) + f(x, t) \end{cases} \quad (13)$$

همراه شرایط مرزی دیریکله و شرایط اولیه زیر:

$$u(x, 0) = u_0(x), \quad (14)$$

$$v(x, 0) = v_0(x). \quad (15)$$

قرار می‌دهیم

$$\begin{cases} F_1(t, U, V) = V(X, t), \\ F_2(t, U, V) = -\alpha L_{\nabla} U(X, t) \\ \quad - N(U(X, t)) + f(X, t), \end{cases}$$

که در آن

$$\mathbf{X} = [x_1, x_2, \dots, x_N]^T,$$

$$U(\mathbf{X}, t)$$

$$= [u(x_1, t), u(x_2, t), \dots, u(x_N, t)]^T$$

$$u_N(x_i) = \sum_{j=1}^N \lambda_j \psi_j(x_i), \quad (7)$$

$$i = 1, \dots, N,$$

که فرم ماتریسی آن را به صورت زیر خواهیم داشت:

$$\mathbf{u} = \mathbf{A} \boldsymbol{\lambda}, \quad (8)$$

که در آن $\boldsymbol{\lambda} = [\lambda_1, \dots, \lambda_N]^T$ بردار ضرایب، \mathbf{A}

ماتریس درون‌یاب با عناصر $A_{i,j} = \psi_j(x_i)$ و

$\mathbf{u} = [u_N(x_1), \dots, u_N(x_N)]^T$ می‌باشند. فرض

کنید \mathcal{L} یک عملگر خطی باشد، با اعمال این عملگر بر

$u_N(x)$ خواهیم داشت:

$$\mathcal{L}u_N = \sum_{j=1}^N \lambda_j \mathcal{L}\psi_j(x), \quad (9)$$

اگر نقاط $x_i, i = 1, \dots, N$ در رابطه فوق قرار گیرند،

دستگاه ماتریسی زیر را خواهیم داشت:

$$\mathbf{L}u = \mathbf{A}_{\mathcal{L}} \boldsymbol{\lambda}, \quad (10)$$

که در آن \mathbf{u} و $\boldsymbol{\lambda}$ مانند قبل بوده و مؤلفه‌های ماتریس

$\mathbf{A}_{\mathcal{L}}$ به صورت $(A_{\mathcal{L}})_{i,j} = \mathcal{L}\psi_j(x_i)$ خواهند

بود. با استفاده از فرم ماتریسی $\mathbf{u} = \mathbf{A} \boldsymbol{\lambda}$ بردار ضرایب

را به صورت $\boldsymbol{\lambda} = \mathbf{A}^{-1} \mathbf{u}$ خواهیم داشت، سپس با

استفاده از رابطه قبل داریم:

$$\mathbf{L}u = \mathbf{A}_{\mathcal{L}} \mathbf{A}^{-1} \mathbf{u}, \quad (11)$$

بنابراین ماتریس عملیاتی \mathbf{L} متناظر با عملگر \mathcal{L} را

به صورت زیر خواهیم داشت:

$$\mathbf{L} = \mathbf{A}_{\mathcal{L}} \mathbf{A}^{-1}. \quad (12)$$

معکوس‌پذیری ماتریس درون‌یاب \mathbf{A} برای به دست

آوردن ماتریس عملیاتی \mathbf{L} ضروری است. در حالت

کلی معکوس‌پذیری ماتریس درون‌یاب \mathbf{A} به پایه‌های

مورد استفاده و همچنین نقاط گره‌ای

$x_i, i = 1, \dots, N$ وابسته است. در هسته‌های

در این بخش به منظور نشان دادن کارایی و توانایی روش در حل مسائل غیرخطی وابسته به زمان از جمله مسئله غیرخطی کلین-گوردن به ارائه نتایج به دست آمده برای چند مثال می‌پردازیم.

مثال ۱. مسئله غیرخطی کلین-گوردن زیر را در نظر بگیرید:

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} = \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} - u^2 + \epsilon x t + \gamma x, \quad (19)$$

$$0 \leq x \leq 1, t_0 < t < T,$$

با شرایط اولیه

$$u(x, t_0) = x^2 t_0^2, \quad u_t(x, t_0) = 3x^2 t_0^2, \quad (20)$$

و شرایط مرزی

$$u(0, t) = 0, \quad u(1, t) = t^2, \quad (21)$$

جواب دقیق مسئله فوق به صورت زیر است:

$$u(x, t) = x^2 t^2, \quad t_0 \leq t < T. \quad (22)$$

در این مثال قرار می‌دهیم

$$N = 50 \text{ و } T = 1, 2, 3, 4, 5, t_i = d_i, d_i = \frac{1}{1000}$$

با استفاده از روش شبه‌طیفی مبتنی بر هسته‌های بازتولیدی فضای هیلبرت به حل مسئله می‌پردازیم. در جدول ۱ ماکزیمم خطای مطلق نتایج به دست آمده با بهترین نتایج گزارش شده در [۱۲، ۱۳] مقایسه شده است که نشان‌دهنده قدرت و توانایی روش معرفی شده در حل مسائل غیرخطی وابسته به زمان است.

مثال ۲. مسئله غیرخطی کلین-گوردن زیر را در نظر بگیرید:

$$\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} = \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} - u - u^2 + f(x, t), \quad (23)$$

$$-1 \leq x \leq 1, 0 < t < T,$$

$$V(X, t) = [v(x_1, t), v(x_2, t), \dots, v(x_N, t)]^T,$$

$$f(X, t) = [f(x_1, t), f(x_2, t), \dots, f(x_N, t)]^T$$

و L_V ماتریس عملیاتی مربوط به عملگر خطی ∇^2 است. بنابراین مسئله را به صورت زیر خواهیم داشت:

$$\begin{cases} \frac{dU}{dt} = F_1(t, U, V), \\ \frac{dV}{dt} = F_2(t, U, V), \end{cases} \quad (16)$$

همراه با شرایط اولیه زیر:

$$\begin{cases} U(X, 0) = u_0(X), \\ V(X, 0) = v_0(X). \end{cases} \quad (17)$$

حال با استفاده از روش گسسته‌سازی زمانی صریح رانگ کوتای مرتبه چهار و ماتریس‌های عملیاتی هسته‌های بازتولیدی فضای هیلبرت مسئله (۱۶) - (۱۷) را به صورت زیر خواهیم داشت:

$$\begin{cases} U_N^{m+1} = U_N^m + \frac{1}{\epsilon} (k_{1,1} + 2k_{2,1} + 2k_{3,1} + k_{4,1}), \\ V_N^{m+1} = V_N^m + \frac{1}{\epsilon} (k_{1,2} + 2k_{2,2} + 2k_{3,2} + k_{4,2}), \end{cases} \quad (18)$$

که در آن برای $i = 1, 2$ داریم:

$$k_{1,i} = d_i F_i(t_m, U_N^m, V_N^m),$$

$$k_{2,i} = d_i F_i\left(t_m + \frac{dt}{2}, U_N^m + \frac{1}{2}k_{1,1}, V_N^m + \frac{1}{2}k_{1,2}\right),$$

$$k_{3,i} = d_i F_i\left(t_m + \frac{dt}{2}, U_N^m + \frac{1}{2}k_{2,1}, V_N^m + \frac{1}{2}k_{2,2}\right),$$

$$k_{4,i} = d_i F_i(t_m + dt, U_N^m + k_{3,1}, V_N^m + k_{3,2}).$$

t	مرجع [۱۲]	مرجع [۱۳]	روش معرفی شده W_2^3	روش معرفی شده W_2^5
۱	$1.1012E-5$	$3.37E-9$	$3.12116E-6$	$1.50479E-11$
۲	$1.6496E-4$	$1.61E-8$	$2.49227E-5$	$1.23562E-10$
۳	$5.9728E-4$	$1.12E-7$	$8.46046E-5$	$4.16264E-10$
۴	$1.8264E-3$	$3.22E-7$	$2.00395E-4$	$9.82918E-10$
۵	$3.6915E-3$	$6.95E-7$	$3.90132E-4$	$1.91083E-10$

جدول ۱. مقایسه ماکزیمم خطای مطلق با استفاده از $N = 50$ و $d_t = \frac{1}{1000}$.

$$u(x, t) = x^{\tau} \cosh(x + t), \quad (26)$$

$$0 \leq t < T.$$

در این مثال قرار می‌دهیم

$$N = 100 \text{ و } T = 1, 2, 3, 4, 5, t_i = dt, dt = \frac{1}{100}$$

با استفاده از روش شبه‌طیفی مبتنی به هسته‌های بازتولیدی فضای هیلبرت به حل مسئله می‌پردازیم. در جدول ۲ ماکزیمم خطای مطلق نتایج به دست آمده با بهترین نتایج گزارش شده در [۱۲ و ۱۴] مقایسه شده است که نشان‌دهنده قدرت و توانایی روش معرفی شده در حل مسائل غیرخطی وابسته به زمان است.

که در آن

$$f(x, t) = (x^{\tau} - 2) \cosh(x + t) - 4x \sinh(x + t) + x^{\tau} \cosh^{\tau}(x + t),$$

با شرایط اولیه

$$u(x, 0) = x^{\tau} \cosh x, \quad (24)$$

$$u_t(x, 0) = x^{\tau} \sinh x,$$

و شرایط مرزی

$$u(-1, t) = \cosh(-1 + t), \quad (25)$$

$$u(1, t) = \cosh(1 + t).$$

جواب دقیق مسئله فوق به صورت زیر است:

مرجع [۱۲]	مرجع [۱۴]	روش معرفی شده W_{τ}^3	روش معرفی شده W_{τ}^5
$5.0705E-5$	$9.4526E-5$	$2.46578E-5$	$1.66821E-8$
$5.0260E-4$	$9.7933E-4$	$6.32895E-5$	$5.69796E-8$
$2.0612E-3$	$3.9740E-3$	$9.15073E-5$	$7.70627E-7$
$6.5720E-3$	$1.2960E-2$	$8.78711E-5$	$1.4499E-5$
$1.9067E-2$	$3.7224E-2$	$2.95655E-4$	$3.01619E-4$

جدول ۲. مقایسه ماکزیمم خطای مطلق با استفاده از $N = 100$ و $d_t = \frac{1}{100}$.

زمانی مسئله از روش رانگ کوتای مرتبه چهار استفاده کرده‌ایم. استفاده از ماتریس‌های عملیاتی به‌دست آمده با استفاده از هسته‌های بازتولیدی فضای هیلبرت همچنین اعمال دقیق شرایط مرزی بر روی پایه‌ها از مزایای روش معرفی شده هستند. در پایان چند مثال برای نشان دادن کارایی و توانایی روش برای حل مسائل غیرخطی وابسته به زمان ارائه شده است. نتایج به‌دست آمده و مقایسه آنها با نتایج گزارش شده در مقالات بر توانایی، دقت و کارایی روش معرفی شده تأکید دارند.

سپاسگزاری

بدین‌وسیله نگارندگان مقاله از حمایت مالی صندوق حمایت از پژوهشگران و فناوران کشور و دانشگاه شهید بهشتی در انجام این تحقیق تشکر و قدردانی می‌نمایند.

با توجه به نتایج ارائه شده در جدول‌های ۱ و ۲ به سادگی می‌توان مشاهده کرد که با استفاده از هسته‌های بازتولیدی با درجه همواری بیشتر نتایج دقیق‌تری به‌دست می‌آیند که نتایج تحلیلی به‌دست آمده در مرجع [۱۵] را تأیید می‌کند.

۴ نتیجه‌گیری

در این مقاله یک روش شبه‌طیفی مبتنی بر هسته‌های بازتولیدی فضای هیلبرت برای حل مسئله غیرخطی کلین-گوردن معرفی شده است. در این روش ماتریس‌های عملیاتی را با استفاده از هسته‌های بازتولیدی یک فضای هیلبرت به‌دست می‌آوریم، به‌طوری‌که هسته‌های بازتولیدی به‌طور دقیق در شرایط مرزی مسئله صدق می‌کنند. به‌منظور گسسته‌سازی بُعد

References

- [1] L. Debnath, Nonlinear Klein-Gordon and Sine-Gordon Equations, Nonlinear Partial Differential Equations for Scientists and Engineers, Birkhäuser Boston, 2012: 579-622.
- [2] P.G. Drazin, R.S. Johnson, Solitons: an introduction. Vol. 2. Cambridge university press, 1989.
- [3] R. Schaback, Convergence of unsymmetric kernel-based meshless collocation methods, SIAM J. Numer. Anal., 45 (2007) 333-351.
- [4] S. Abbasbandy, B. Azarnavid, M.S. Alhuthali, A shooting reproducing kernel Hilbert space method for multiple solutions of nonlinear boundary value problems, J. Comput. Appl. Math., 279 (2015) 293-305.
- [5] I. Cialenco, G.E. Fasshauer, Q. Ye, Approximation of stochastic partial differential equations by a kernel-based collocation method, Int. J. Comput. Math., 89 (2012) 2543-2561.
- [6] H. Du, M.G. Cui, Approximate solution of the Fredholm integral equation of the first kind in a reproducing kernel Hilbert space, Appl. Math. Lett., 21 (2008) 617-623.
- [7] G.E. Fasshauer, F.J. Hickernell, Q. Ye, Solving support vector machines in reproducing kernel Banach spaces with positive definite functions, Appl. Comput. Harmonic Anal., 38 (2015) 115-139.

- [8] M.G. Cui, Y. Lin, *Nonlinear Numerical Analysis in the Reproducing Kernel Space*. Nova Science, New York, USA, 2009.
- [9] F. Geng, M.G. Cui, B. Zhang, Method for solving nonlinear initial value problems by combining homotopy perturbation and reproducing kernel Hilbert space methods, *Nonlinear Anal.: Real World Appl.*, 11 (2010) 637-644.
- [10] F. Geng, M.G. Cui, Solving a nonlinear system of second order boundary value problems, *J. Math. Anal. Appl.*, 327 (2007) 1167-1181.
- [11] B. Azarnavid, F. Parvaneh, S. Abbasbandy, Picard-reproducing kernel Hilbert space method for solving generalized singular nonlinear Lane-Emden type equations, *Math. Model. Anal.*, 20 (2015) 754-767.
- [12] M. Dehghan, A. Shokri, Numerical solution of the nonlinear Klein-Gordon equation using radial basis functions, *J. Comput. Appl. Math.*, 230 (2009) 400-410.
- [13] C.W. Chang, C.S. Liu, An implicit Lie-group iterative scheme for solving the nonlinear Klein-Gordon and sine-Gordon equations, *Appl. Math. Model.*, 40 (2016) 1157-1167.
- [14] F. Yin, T. Tian, J. Song, M. Zhu, Spectral methods using Legendre wavelets for nonlinear Klein\ Sine-Gordon equations, *J. Comput. Appl. Math.*, 275 (2015) 321-334.
- [15] S. Abbasbandy, B. Azarnavid, Some error estimates for the reproducing kernel Hilbert spaces method, *J. Compu. Appl. Math.*, 296 (2016) 789-797.