

مدل‌سازی محلی پروفیل چگالی الکترون یون‌سپهری ماهواره‌ی FORMOSAT-3/COSMIC با استفاده از شبکه‌های عصبی مصنوعی

محمدعلی شریفی^۱

فریده سبزه‌ای^۱

مهردی آخوند‌زاده^۲

تاریخ دریافت مقاله: ۹۴/۰۷/۱۸

تاریخ پذیرش مقاله: ۹۴/۱۱/۲۷

چکیده

مطالعه و سنجش یون‌سپهر در علوم مختلف از جمله مطالعات فضایی و برای بهبود آنالیز و پیش‌بینی فضایی هوا شامل طوفان‌های ژئومغناطیسی، بررسی پدیده‌ها و ناهنجاری‌های یون‌سپهری، سیستم‌های مخابراتی، ژئوفیزیکی، مطالعه پیش‌نماگری زلزله و مخاطرات طبیعی بسیار کارآمد می‌باشد. برای توصیف فرآیندهای فیزیکی و شیمیایی رخداده در لایه یون‌سپهر تغییرات پی در پی چگالی الکترون این لایه با تغییرات زمان و موقعیت جغرافیایی موسوم به پروفیل عمومی لایه یون‌سپهر (پروفیل چگالی الکترون) مورد استفاده قرار می‌گیرد. اهمیت پایش چگالی الکترون یون‌سپهر بدلیل تأثیری که لایه یون‌سپهر بر روی امواج رادیویی GPS در ناوبری و مخابرات می‌گذارد، سبب مدل‌سازی و بررسی پارامتر یون‌سپهری در این مقاله گردیده است. تغییرات ناگهانی و زیاد چگالی الکترون در بخش‌های مختلف یون‌سپهر مدل‌سازی آن را برای تصحیح خطای یون‌سپهری بسیار پیچیده می‌نماید. یکی از جدیدترین روش‌های سنجش از دور برای استخراج پروفیل چگالی الکترون در لایه یون‌سپهر، روش نهفتگی رادیویی (GPS RO) است که قادر به تولید پروفیل‌های چگالی الکترون با توان تفکیک قائم بالامی باشد. در این روش گیرنده‌های GNSS بر روی ماهواره‌های ارتفاع پایین (LEO) قرار گرفته و سیگنال فرستاده شده در راستای خط دید ماهواره‌های LEO و GNSS خم گردیده و اطلاعات لایه‌های اتمسفری (بویژه یون‌سپهر) را ثبت و ضبط می‌نماید. در این مقاله، ابتدا ماهواره‌ی COSMIC معرفی و سپس برای سال‌های ۲۰۰۶ تا ۲۰۰۷ مقایسه خورشیدی) بکارگیری الگوریتم‌های هوشمند توانسته است کارآیی مناسبی در جهت مدل‌سازی پروفیل‌های چگالی الکترون ارائه دهد. نتایج بدست آمده با پروفیل‌های چگالی الکترون سه نوع مدل مرجع بین‌المللی یون‌سپهری IRI-NEQ IRI-Corr و IRI-001 مقایسه شده‌اند و چنین نتیجه گرفته شده است که برای کشور ایران، مدل ایجاد شده با شبکه عصبی شباهت بیشتری با پروفیل‌های مشاهداتی ماهواره‌ی COSMIC نسبت به پروفیل‌های چگالی الکترون مدل‌های مرجع بین‌المللی یون‌سپهری از خود نشان می‌دهند.

واژه‌های کلیدی: پروفیل چگالی الکترون، ماهواره‌ی COSMIC، شبکه‌ی عصبی، مدل مرجع بین‌المللی یون‌سپهری، لایه یون‌سپهر.

۱- کارشناس ارشد مهندسی عمران- نقشه برداری، پردیس دانشکده های فنی دانشگاه تهران (نویسنده مسئول) far_sabzehee@ut.ac.ir

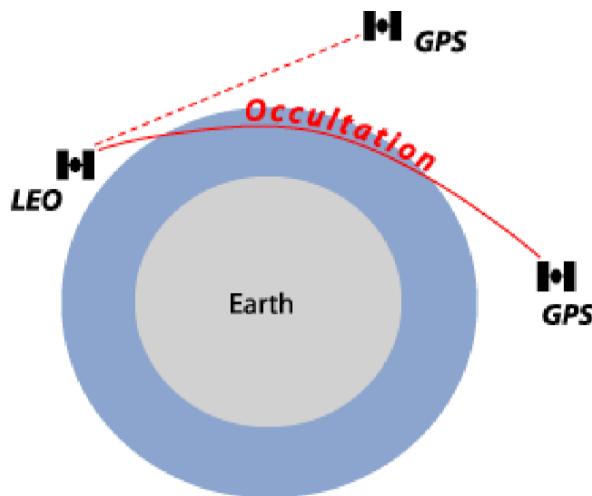
۲- دانشیار گروه مهندسی نقشه برداری و پژوهشکده مهندسی فناوری‌های اطلاعات مکانی، دانشگاه تهران sharifi@ut.ac.ir

۳- استادیار گروه مهندسی نقشه برداری، پردیس دانشکده های فنی دانشگاه تهران makhonz@ut.ac.ir

یا غروب از میان جو زمین می‌باشد.

۱- مقدمه

با توجه به معین بودن مشخصات سیگنال ارسالی و محاسبه مشخصات سیگنال دریافتی می‌توان به ویژگی‌های محیط انتشار (یون‌سپهر) پی برد. در پدیده نهفتگی، دریافت سیگنال در شرایط افق و زیرافق اتفاق می‌افتد و موجب پایین بودن نسبت سیگنال به نویز می‌باشد. سیگنال خم شده یا همان سیگنال آکلت شده، سیگنالی است که به قدر کافی هنگام عبور از جو مسافتی را موازی سطح زمین حرکت کرده و مسیر حرکت آن از میان لایه‌های جو قسمتی از محیط دایره‌ای به مرکزیت زمین گرفته می‌شود (نگاره ۱).



نگاره ۱: مفهوم نهفتگی رادیویی
(<http://apollo.lsc.vsc.edu/classes/remote/lecture-notes/GPS/theory/theoryhtml.htm>)

خط واصل بین گیرنده‌ی نصب شده بر روی ماهواره‌ی LEO و ماهواره‌ی GPS به صورت مایل از یون‌سپهر عبور می‌کند و هردو ماهواره در حال حرکت هستند، بنابراین امکان تعیین پروفیل‌های ارتفاعی چگالی الکترون از روش نهفتگی رادیویی بوجود آمده است (امیری؛ ۱۳۹۲: ۲۱-۲۱). با استفاده از معکوس آبل می‌توان مقدار حجم کل الکترون مایل بین دو ماهواره‌ی GPS و LEO را به چگالی الکترون به صورت تابعی از ارتفاع تبدیل کرد و بدین ترتیب پروفیل‌های ارتفاعی چگالی الکترون را بدست آورد (امیری؛ ۱۳۹۱: ۱۳۹۱ و منهاج؛ ۱۳۹۱).

مأموریت‌های GPS و LEO توانایی به دست آوردن پروفیل‌های عمودی انکسار، چگالی، فشار، دما و فشار بخار

یون‌سپهر بخشنی از اتمسفر زمین در ارتفاع حدوداً بین ۵۰ تا ۱۴۰۰ کیلومتر می‌باشد که از تعامل بین اشعه ایکس و ماورای بنفس با اتمسفرختی و همچنین اثرات تابش خورشیدی بوجود آمده است. از آنجا که امواج با فرکانس‌های مختلف وارد جو می‌شوند، لایه‌های یونیدی متعددی در ارتفاعات مختلف شکل می‌گیرد. امواج پر انرژی ماورای بنفس و پرتو ایکس خورشید به طور متناوب وارد جو شده، به اتم‌ها و مولکول‌های گازهای خشی برخورد کرده و یک یا چند الکترون را از هر اتم جدا می‌کنند. این الکترون‌های آزاد که مقداری از انرژی ماوراینفس را جذب می‌کنند، تشکیل یک لایه یونیده می‌دهند که یون‌سپهر نام دارد. یون‌سپهر محیطی ناهمگن و تغییرپذیر با زمان و مکان می‌باشد.

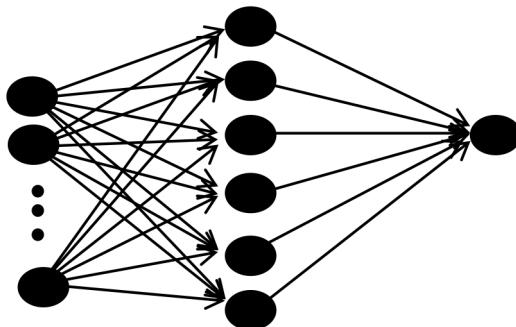
تغییرات زمانی منظم و نامنظم یون‌سپهر باعث ناپدیدشدن، شکست و تفرق سیگنال‌های ارتباطی ماهواره می‌شود. الکترون آزاد در آن لایه بر مسیر امواج رادیویی تأثیرگذار می‌باشدند. بنابراین، تحلیل و بررسی ویژگی تغییرپذیری یون‌سپهری، هم در فیزیک یون‌سپهر و هم در ارتباطات ماهواره نقش بسزایی دارد. یون‌سپهر از الکترون‌های آزاد و یون‌ها تشکیل شده است و سرعت امواج رادیویی در نقاط مختلف لایه یون‌سپهر بسته به مقدار الکترون موجود در آن لایه متفاوت خواهد بود (امیری؛ ۱۳۹۲: ۲۱-۲۱ و (معصومی؛ ۱۳۹۱).

برای توصیف فرآیندهای فیزیکی و شیمیایی رخداده در لایه یون‌سپهر، پروفیل عمودی لایه یون‌سپهر اطلاعات مفیدی را رائه می‌دهد. این پروفیل به وسیله سیستم‌هایی موسوم به یونوسوند، نهفتگی رادیویی (GPS RO) و... بدست می‌آید (همان).

۲- پدیده نهفتگی رادیویی (Radio Occultation)

روش نهفتگی رادیویی یکی از جدیدترین روش‌های پایش پارامترهای جوی می‌باشد. پدیده نهفتگی رادیویی بیانگر آنست که دریافت سیگنال در گیرنده در زمانی صورت گیرد که در دید مستقیم فرستنده قرار نداشته باشد. گیرنده معمولاً یک ماهواره LEO و فرستنده یک ماهواره (GPS) در حال طلوع

اطلاعات که از سیستم عصبی زیستی الهام گرفته شده و مانند مغز به پردازش اطلاعات می‌پردازد. در شبکه‌های عصبی مصنوعی بلوک‌های ساختاری و یا نرون‌ها، دستگاه‌های محاسباتی خیلی ساده‌ای هستند و ارتباط میان نرون‌ها، عملکرد شبکه را تعیین می‌کند و هدف از آموزش شبکه‌های عصبی مصنوعی تعیین ارتباط مناسب، جهت حل مسائل مختلف است. در این شبکه‌ها نیز عموماً لایه‌های موازی نرون‌ها را می‌بینیم که نرون‌های هر لایه نقش خاصی را ایفا می‌کنند. معمولاً ورودی‌هایی که از خارج به شبکه عصبی داده می‌شوند، به دسته‌ای از نرون‌ها که در یک لایه مرتب شده‌اند، اعمال می‌شود. این ورودی‌ها با وزن‌های خاص جمع شده به تابع تحریک هر نرون فرستاده می‌شوند که این اقدام به پردازش جمع وزن دار ورودی‌های اعمال شده به نرون می‌نماید و خروجی نرون را به لایه‌های بعدی و نهایتاً به لایه خروجی می‌فرستد که جواب شبکه نسبت به ورودی‌های اعمال شده به آن است (نگاره ۲).



نگاره ۲: شبکه عصبی مصنوعی شامل چندین ورودی، یک لایه پنهان و یک خروجی نمایش داده شده است.

شبکه‌های عصبی قدرت محاسباتی خود را در درجه اول از ساختار گسترده موازی حجمی خود و در درجه‌ی دوم از توانایی یادگیری و تعمیم‌دهی به دست می‌آورند. خاصیت تعمیم‌دهی به این معناست که شبکه عصبی برای ورودی‌هایی که در طول آموزش (یادگیری) با آنها مواجه نشده است خروجی‌های قابل قبولی تولید می‌کند. این دو قابلیت پردازش اطلاعات، این امکان را به شبکه‌ی عصبی می‌دهد که به مسائل پیچیده و دارای مقیاس وسیع که تاکنون غیرقابل بررسی بوده‌اند، پاسخ دهد.

آب در اتمسفر خنثی و چگالی الکترون در یون سپهر را دارد.

۳- معرفی ماهواره FORMOSAT-3/COSMIC

^۱ FORMOSAT-3/COSMIC مجموعه شش ماهواره‌ای که به اختصار COSMIC هم خوانده می‌شود، یک مأموریت مشترک بین ایالات متحده آمریکا و تایوان است که در ۱۴ آوریل ۲۰۰۶ با موفقیت به فضا پرتاب شد و به جزیکی از ماهواره‌ها سایر پنج ماهواره همچنان به مأموریت خود ادامه می‌دهند. مدار ماهواره‌ی COSMIC دایره‌ای بوده و ارتفاع مداری اولیه این ماهواره‌ها ۵۰۰ کیلومتر از سطح زمین درنظر گرفته شده ولی به تدریج به ارتفاع ۸۰۰ کیلومتری برده شدند. زاویه میل مدار هر ماهواره ۷۲ درجه، جدایی بین ماهواره‌ها ۳۰ درجه و دوره تناوب مدار هر ماهواره ۱۰۰ دقیقه است (Liou & et al, 2007: 3813-3826), (Anthes & et al, 2008: 313-333) مأموریت COSMIC با این هدف طراحی شده بود که محصولات تقریباً آنی با پوشش جهانی برای ارتفاعات مختلف تولید کند (Liou & et al, 2009), (Liou & et al, 2007).

قبل از استفاده از مشاهدات نهفتگی رادیویی پیش پردازش‌ها و آزمون‌های کنترل کیفیت بر روی آنها انجام می‌گیرد که شامل: حذف مشاهدات مربوط به ارتفاعات کمتر از ۱۵۰ و یا بیشتر از ۵۰۰ کیلومتر، برآش پروفیل‌ها به تابع چاپمن، معیار انحراف میانگین و شبیه بخش فوقانی پروفیل چگالی الکترون می‌باشد (معصومی: ۱۳۹۱). فعالیت‌های ژئومغناطیسی مرتبط با یون‌سپهر را با شاخص‌های ژئومغناطیسی بیان می‌کنند که بارزترین شاخص ژئومغناطیس KP می‌باشد و بیانگر تابش ذرات خورشیدی و به نوعی فعالیت مغناطیسی خورشیدی می‌باشد. شاخص KP، یک شاخص سه ساعتۀ جهانی است.

۴- روش تحقیق

۴-۱- معرفی شبکه عصبی مصنوعی

یک شبکه عصبی مصنوعی^۲ ANN ایده‌ای است برای پردازش

¹-Constellation Observing System for Meteorology,Ionosphere, and Climate

²-Artificial Neural Network

است. اکنون می‌توانیم مقدار خطاب برای هر سلول عصبی را به صورت اختلاف خروجی عملی و خروجی هدف از رابطه ۴ محاسبه نماییم (همان).

$$\text{error}_i = t_i - a_i \quad (4)$$

۵- پیاده‌سازی و تحلیل نتایج

یون‌سپهر تغییرات زمانی و مکانی زیادی دارد و تغییرات زمانی دربرگیرنده تغییرات منظم و نامنظم می‌باشد، تغییرات منظم قابل مدل‌سازی و پیش‌بینی است ولی به دلیل غیرخطی بودن آن، مدل‌سازی اش بسیار پیچیده می‌باشد و عوامل دیگری هم دخیل هستند که ناشی از رفتارهای غیرعادی خورشید نظیر طوفان‌های یون‌سپهری، طوفان‌های Skone;1998), (Kelley;2009)، (Hargreaves;1992)، (Rafiq & et al, 2001) می‌باشند و ما را ناگزیر به استفاده از یک جمعیّه سیاه می‌کنند تا با آماده‌سازی ورودی‌ها و آموزش شبکه، خود را از مواجه شدن با پارامترهای زیاد و پیچیده رها سازیم. برای مدل‌سازی پروفیل چگالی الکترون ماهواره‌ی COSMIC از یک لایه‌ی پنهان با ۵۵ نرون و شبکه‌ی پیشخور Levenberg-Marquardt استفاده شده است.

یون‌سپهر تغییرات زیادی دارد و برای مدل‌سازی پروفیل‌های چگالی الکترون آن باید تغییرات زمانی (روزانه و فصلی) و تغییرات مکانی (موقعیت جغرافیایی ایستگاه) را لحاظ نمود. تغییرات روزانه با پارامتر ساعت و تغییرات فصلی با پارامتر روز از سال و موقعیت جغرافیایی با طول، عرض و ارتفاع مدل‌سازی می‌شوند و فضای ورودی ما شامل عرض جغرافیایی، طول جغرافیایی، ارتفاع ثبت شده برای لحظه اندازه‌گیری چگالی الکترون، زمان، روز از سال و شاخص F10.7 می‌باشند و خروجی این مدل چگالی الکترون یون‌سپهری (Ne) خواهد بود.

همانطور که در نگاره ۳ و جدول ۱ مشاهده می‌شود پروفیل چگالی الکترون مدل‌سازی شده با شبکه‌ی عصبی

۴-۱-۱- معرفی شبکه عصبی پرسپترون

شبکه‌های پرسپترون چند لایه از نوع شبکه‌های عصبی پیشخور^۱ هستند که یکی از پرکاربردترین مدل‌های شبکه‌های عصبی در مدل‌سازی و پیش‌بینی عناصر مختلف است (منهاج؛ ۱۳۸۱). از مهمترین شبکه‌های عصبی که در مهندسی جایگاه خاصی دارند و در زمرة کاربردی‌ترین شبکه‌ها به شمار می‌روند، شبکه‌های پرسپترون هستند. این شبکه‌ها قادرند با انتخاب مناسب تعداد لایه‌ها و سلول‌های عصبی، یک نگاشت غیرخطی را به دقت انجام دهند که این همان خواسته بسیاری از مسائل فنی مهندسی است که می‌تواند توسط این شبکه‌ها مطرح شود. پرسپترون یک شبکه غیر بازگشته است که از یک الگوریتم آموزش با ناظر بهره می‌گیرد. بنابراین، دسته‌های آموزشی آن شامل مجموعه‌ای از بردارهای ورودی همراه با بردارهای هدف دلخواهشان است. در این شبکه بردارهای ورودی شامل حدود پیوسته‌ای از مقادیر است اما بردارهای هدف شامل اعداد باینری یعنی صفر و یک هستند که بعد از آموزش تولید می‌شوند. (Rafiq & et al, 2001)

برای آموزش شبکه پرسپترون تک لایه^۲ (SLPR) زوج بردارهای آموزشی شامل بردارهای ورودی و بردارهای هدف به شبکه داده می‌شود. سپس ماتریس وزن با درایه‌های کوچکی برای همه وزن‌های شبکه به صورت تصادفی فرض می‌شود. بردار ورودی در ماتریس وزن ضرب شده وتابع تحريك حدی باينري(Sign) به اين بردارهای وزن دار اعمال می‌شود(معادلات ۱-۳).

$$\mathbf{a} = \mathbf{f}(\mathbf{w} \times \mathbf{p} + \mathbf{b}) \quad (1)$$

$$\mathbf{f}\left(\begin{bmatrix} \mathbf{w}_{11} & \cdots & \mathbf{w}_{1R} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathbf{w}_{S1} & \cdots & \mathbf{w}_{SR} \end{bmatrix} \times \begin{pmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{x}_R \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \mathbf{b}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{b}_S \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{a}_S \end{pmatrix} \quad (2)$$

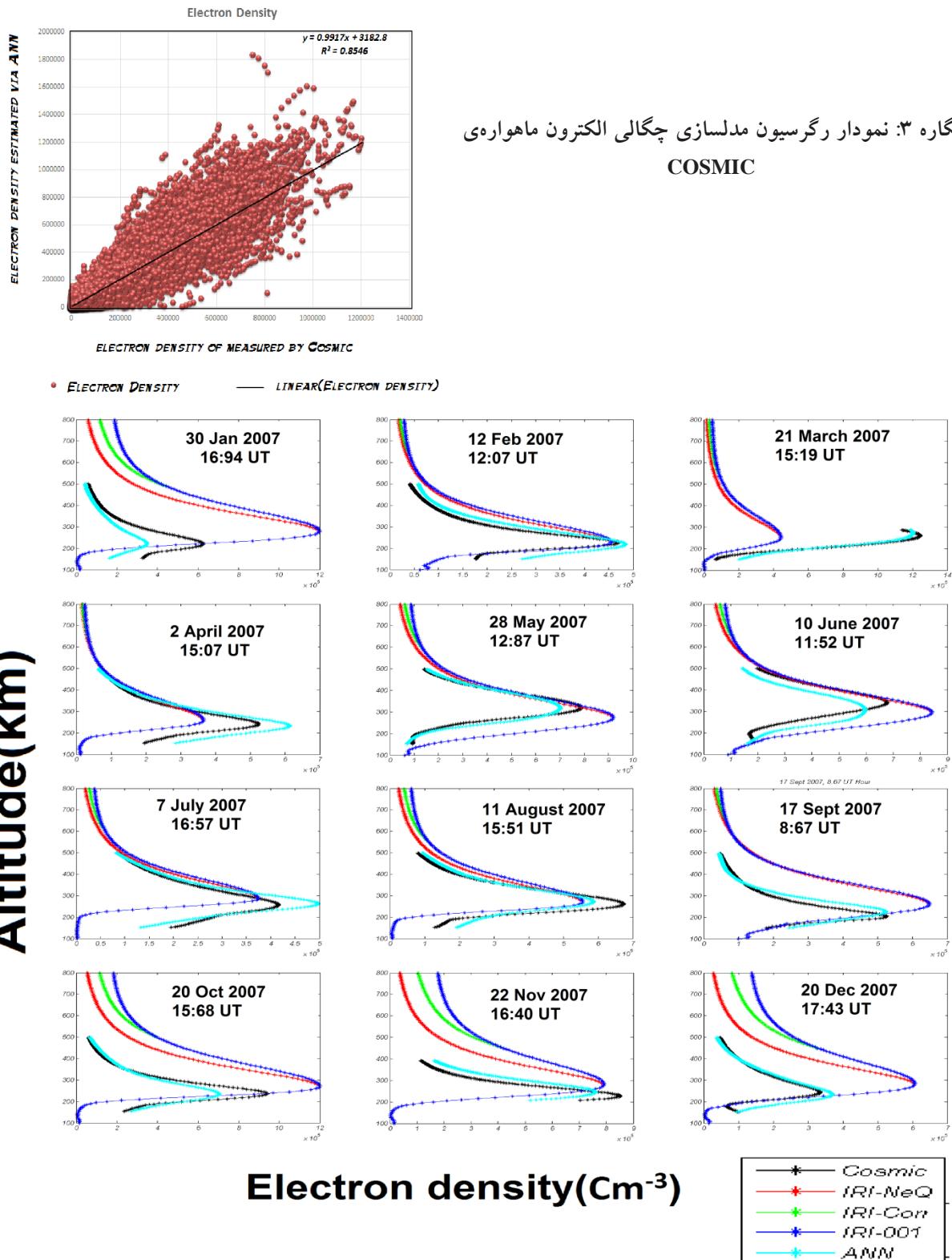
$$\mathbf{a}_j = \begin{cases} \mathbf{1}, & \text{if } \sum(\mathbf{w}\mathbf{p} + \mathbf{b}) > \theta_j \\ \mathbf{0}, & \text{if } \sum(\mathbf{w}\mathbf{p} + \mathbf{b}) \leq \theta_j \end{cases} \quad (3)$$

در معادله ۳، مقدار حدی مربوط به سلول عصبی j

1-Feedforward Network

2-Single Layer

فصلنامه علمی - پژوهشی اطلاعات جغرافیایی (میراث)
مدل‌سازی محلی پروفیل چگالی الکترون یون سپهری ... / ۷۷



نگاره ۴: مقایسه‌های میان پروفیل چگالی الکترون اندازه‌گیری شده توسط ماهواره‌ی COSMIC با پروفیل مدل‌سازی شده با شبکه‌ی عصبی و مدل‌های IRI-NEQ, IRI-corr و IRI-001.

اندازه‌گیری و مشاهده ثبت می‌نماید و منوط به ساعت و شرایط جوی خاصی نمی‌باشد و از طرف دیگر برای چگالی الکترون‌های اندازه‌گیری شده، ارتفاع هم ثبت می‌شود و تقریباً با تغییرات طولی کم، قدرت تفکیک قائم بالایی را در اختیار خواهیم داشت.

مدلسازی پروفیل چگالی الکترون با شبکه عصبی با ضریب همبستگی ۰/۹۲ درصد انجام شده و توانایی شبکه عصبی در تخمین پروفیل چگالی الکترون را نمایش می‌دهد. در مقایسه‌ای که میان سه مدل IRI-NEQ, IRI-Corr و IRI-001 با پروفیل چگالی الکترون ماهواره‌ی COSMIC صورت گرفت، چنین نتیجه داد که مدل IRI-NEQ از دو مدل دیگر مناسب‌تر می‌باشد. همچنین در مقایسه‌ی میان پروفیل چگالی الکترون مدلسازی شده با پروفیل چگالی الکترون مشاهداتی چنین نتیجه گرفته شد که اختلاف میان پروفیل مدلسازی شده با پروفیل مشاهداتی بسیار کمتر (زیر ۲۰ درصد) از اختلاف میان مدل‌های بین‌المللی یون‌سپهری می‌باشد.

و پروفیل چگالی الکترون اولیه از ماهواره‌ی COSMIC با شباهت ۰/۹۲ درصد نسبت به یکدیگر تولید شده‌اند.

جدول ۱. تقسیم بندی دیتاهای چگالی الکترون ماهواره‌ی COSMIC برای ورود به شبکه‌ی عصبی و همچنین ارزیابی مدل تولید شده برای چگالی الکترون

Train	(80 %~433758 data)
Test	(20%~108439 data)
R2	0.83
Correlation	92%

در نگاره ۴، پروفیل‌های ماههای دوازده گانه‌ی سال ۲۰۰۷ با مدل IRI مقایسه شده‌اند. آنچه نتیجه گرفته می‌شود آن است که برای منطقه مورد مطالعه (ایران) مدل IRI-NEQ از دو مدل دیگر مناسب‌تر می‌باشد و خطای کمتری در تخمین پروفیل چگالی الکترون با مدل IRI-NEQ برآورد می‌شود (Kumar & et al; 2012:66:17).

بیشترین خطاهای در ماههای زانویه و دسامبر در ارتفاع ۴۵۰ کیلومتری و کمترین اختلاف‌ها در ارتفاع ۲۵۰ کیلومتر برای ماه نوامبر و در ارتفاع ۴۵۰ کیلومتر برای ماه آوریل نتیجه گرفته شده‌اند. همچنین در تابستان در ارتفاعات بالاتر و در زمستان در ارتفاعات پایین‌تر، خطای کاهش یافته است. منطقه‌ی مورد مطالعه عرض‌های ژئومغناطیس پایین و متوسط را دربرگرفته و یونیزاسیون در تابستان در ارتفاعات بالاتر و در زمستان به ارتفاعات پایین‌تر حرکت می‌کند (معصومی؛ ۱۳۹۱).

پروفیل چگالی الکترون مدلسازی شده با شبکه‌ی عصبی بسیار شبیه‌تر از مدل‌های بین‌المللی یون‌سپهری دیگر نسبت به پروفیل مشاهداتی برآورد شده‌اند و همین امر توانایی شبکه‌ی عصبی در پیش‌بینی پروفیل‌های چگالی الکترون ماهواره‌ی COSMIC را نمایش می‌دهد.

۶-نتیجه‌گیری

تقریباً در تمامی ساعت‌های شباهه روز ماهواره‌ی COSMIC

فصلنامه علمی - پژوهشی اطلاعات جغرافیایی (جغرافیا)
مدل سازی محلی بروfil چگالی الکترون یون سپهری ... / ۷۹

based ground observation over a low-latitude Singapore station, Earth, Planets and Space, 66:17.

13. http://apollo.lsc.vsc.edu/classes/remote/lecture_notes/gps/theory/theoryhtml.htm

5.Schreiner, S.W., C. Rocken, S. Sokolovskiy, S. Syndergaard and D. Hunt ,(2007), Estimates of the precision of GPS radio occultations from the COSMIC / FORMOSAT-3 mission. Geophysical Research Letters, vol. 34, issue 4.

6.Liu, L., Wan, W., Ning, B.& Zhang, M. L. ,(2009 b),Climatology of the mean TEC derived from GPS Global Ionospheric Maps. J Geophys Res 114: A06308.

7.Anthes, R.A., P.A. Bernhardt, Y. Chen, L. Cucurull, K.F. Dymond, D. Ector, S.B. Healy, S.P. Ho, D.C. Hunt, Y.H. Kuo, H. Liu, K. Manning, C. McCormick, T.K. Meehan, W.J. Randel, C. Rocken, W.S. Schreiner, S.V. Sokolovskiy, S. Syndergaard, D.C. Thompson, K.E. Trenberth, T.K. Wee, N.L. Yen and Z. Zeng ,(2008),The COSMIC / FORMOSAT-3 mission: Early results. Bulletin of the American Meteorological Society, vol. 89 (3), pp. 313-333.

8.Rafiq,M.Y,Bugmann,G.,Easterbrook,D.J.,(2001), Neural network design for engineering applications; computers structures 79,1541-1552.

9.Hargreaves, J. K. ,(1992) ,The Solar-Terrestrial Environment: an introduction to geospace - the science of the terrestrial upper atmosphere, ionosphere and magnetosphere, Cambridge University Press,Cambridge.

10.Skone, S. ,(1998) ,Wide area ionosphere grid modelling in the auroralregion,PhD Thesis, University of Calgary, Department of Geomatics Engineering, Calgary, Alberta, Canada.

11.Kelley, M. C. ,(2009) ,The Earth's Ionosphere: Plasma Physics and Electrodynamics , Intern. Geophys.Series, vol 43. San Diego: Academic Press.

12.Kumar, S.,Tan, E.L., Razul, S.G.,See, C.M.S.,Siingh, D.,(2014),Validation of the IRI-2012 model with GPS-

