

مدیریت آب و آبیاری

دوره ۵ ■ شماره ۱ ■ بهار و تابستان ۱۳۹۴

صفحه‌های ۲۷-۴۱

پیش‌بینی احتمالاتی اثرهای تغییر اقلیم بر آبخوان آبرفتی دشت همدان-بهار

همت سلامی^{۱*}، حمیدرضا ناصری^۲، علیرضا مساح بوانی^۳

۱. دانشجوی دکتری هیدروژئولوژی، گروه زمین‌شناسی، دانشکده علوم زمین، دانشگاه شهید بهشتی، تهران، ایران

۲. دانشیار گروه زمین‌شناسی، دانشکده علوم زمین، دانشگاه شهید بهشتی، تهران، ایران

۳. دانشیار گروه مهندسی آبیاری و زهکشی، پردیس ابوریحان، دانشگاه تهران، پاکدشت، ایران

تاریخ پذیرش مقاله: ۱۳۹۴/۱/۲۹

تاریخ وصول مقاله: ۱۳۹۳/۶/۱۸

چکیده

در این مطالعه، اثرهای تغییر اقلیم بر آبخوان آبرفتی دشت همدان-بهار، واقع در غرب ایران بررسی شده است. مدل‌های مختلف اقلیمی بر مبنای توانایی آنها در شبیه‌سازی متغیرهای اقلیمی در دوره پایه (۱۹۷۰-۲۰۰۰) وزن‌دهی شده‌اند. سپس بر مبنای وزن مدل‌های اقلیمی و مقادیر پیش‌بینی شده توسط آن‌ها در دوره آتی (۲۰۱۵-۲۰۴۵)، تغییرات بارندگی و دما در سطوح احتمال مختلف ۵۰ و ۹۰ درصد محاسبه می‌شود. در این بررسی، از داده‌های اقلیمی ایستگاه سینوپتیک همدان و مقدار تغییرات بارش و دما در سطح احتمال ۹۰ درصد برای سناریوی انتشار A2، به عنوان بحرانی‌ترین شرایط از نظر تغذیه آب زیرزمینی استفاده شد. مقادیر بارش و دما نیز به وسیله مدل لارز- دبلیوچی، به شکل روزانه برای دوره آتی تولید گردید. با استفاده از شبکه عصبی چندلایه و مدل آب زیرزمینی مادفلو، به ترتیب مقادیر رواناب روزانه و نوسانات سطح تراز آب زیرزمینی تخمین زده شد. نتایج نشان‌دهنده افت سطح آب زیرزمینی به میزان ۳۸ متر در دوره آتی، به خصوص در مناطق جنوب و جنوب‌غربی آبخوان، ناشی از برداشت چشمگیر آب زیرزمینی است. با توجه به ضخامت اشباع کنونی آبخوان که حدود ۵۰ متر است، در پایان دوره مدل‌سازی، ضخامت اشباع آبخوان حدود ۱۲ متر خواهد بود.

کلیدواژه‌ها: آب زیرزمینی، رواناب، سطوح ریسک، مدل‌های اقلیمی، مدل مادفلو.

اهمیت فراوانی برخوردار است (۵)؛ در حالی که در بیشتر مطالعات، از تعداد اندکی از مدل‌های اقلیمی یا متوسط چندین مدل اقلیمی استفاده شده است. بر همین اساس، مطالعات اندکی وجود دارد که از چندین سناریوی انتشار^۴ و مدل‌های اقلیمی جهانی متعدد استفاده کرده باشد. دلیل این موضوع نیز تعداد زیاد مدل‌های اقلیمی (حدود ۲۵ مدل)، سناریوهای انتشار و روش‌های متعدد ریزمقیاس نمایی داده‌های اقلیمی است (۲، ۸، ۲۲، ۳۱، ۳۳). بررسی‌ها نشان‌دهنده این واقعیت‌اند که برای ارزیابی اثرهای تغییر اقلیم بر آب زیرزمینی، استفاده از چندین مدل اقلیمی و سناریوهای انتشار مناسب‌تر است (۱۰). در بررسی انجام‌شده، با استفاده از خروجی مدل‌های مختلف اقلیمی و سه سناریوی انتشار تغییرات، میزان تغذیه آب زیرزمینی در دوره آتی (۲۰۵۰-۲۰۱۵) نسبت به گذشته با استفاده از مدل WAVES برای آبخوانی آبرفتی وسیعی در آمریکا برآورد شده است. تغییرات تغذیه بین ۸+۱۰ درصد تا ۱۰-درصد در بخش‌های مختلف آبخوان بود (۲۱). اثرهای تغییر اقلیم و تغییرات تراز سطح آب دریای بالتیک بر آبخوان کم‌عمق و آزاد ساحلی در جنوب فنلاند بررسی شده است (۱۵). نتایج این بررسی که با استفاده از مدل MODFLOW انجام شده است، نشان‌دهنده تغییرات فصلی درخور توجه در تغذیه آبخوان طی دوره آتی است؛ به‌طوری‌که منطقه، زمستان‌های پرآب‌تر و تابستان‌های خشک‌تری را تجربه خواهد کرد.

نوآوری این تحقیق، رویکرد احتمالاتی در بررسی اثرهای تغییر اقلیم بر آبخوان در دشت همدان- بهار و کالیبراسیون مدل آب زیرزمینی برای دوره‌ای بیست‌ساله است؛ به‌طوری‌که بتوان اثرهای تغییر دما و بارش را بر آبخوان در انتهای دوره آتی مشاهده کرد (شکل ۱).

4. Emission scenario

مقدمه

به‌طور کلی، منابع آب زیرزمینی برای بشر اهمیت بسیاری دارد. این منابع، تأمین‌کننده نیاز آب شرب برای حدود دو میلیارد نفر در جهان (۱۷)، تأمین‌کننده نیاز آب کشاورزی برای محصولاتی به ارزش کلی ۲۱۰-۲۳۰ میلیارد دلار و کترل‌کننده جریان آب در زیست‌توده جهانی^۱ است (۲۶). با درنظرگرفتن این اهمیت، طبق گزارش چهارم هیئت بین‌الدول تغییر اقلیم (IPCC)، بسیار نامیدکننده است که هنوز مطالعات محدودی در زمینه تأثیر تغییر اقلیم بر منابع آب زیرزمینی انجام شده است (۱۴). درواقع، این اصل پذیرفته شده است که تغییرات دما و بارش در آینده، مقدار تغذیه آبخوان‌ها را تحت تأثیر قرار خواهد داد و تغییرات تراز سطح آب زیرزمینی، اولین واکنش آبخوان‌های آزاد به تغییرات میزان دما و بارندگی است (۳۲، ۹).

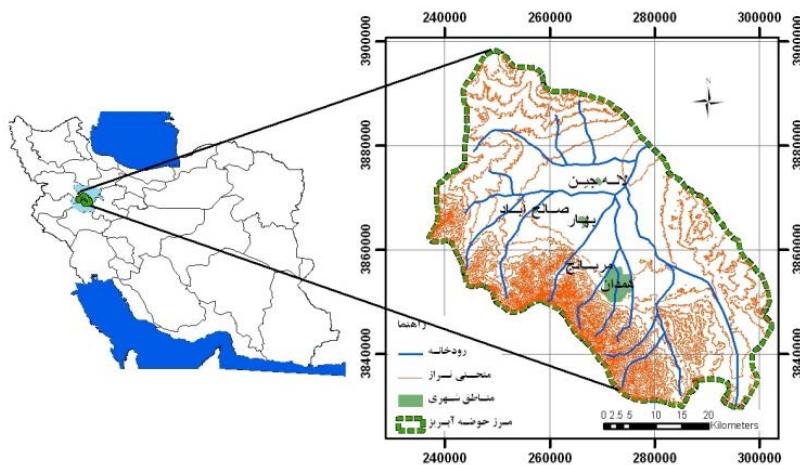
در سال‌های اخیر، تعداد مطالعات بررسی اثرهای تغییر اقلیم بر منابع آب زیرزمینی با استفاده از خروجی مدل‌های اقلیمی جهانی^۲ و منطقه‌ای،^۳ رشد چشمگیری داشته است (۵). در بیشتر این مطالعات، مقادیر بارندگی در آینده شبیه‌سازی شده و تأثیر آن بر تغذیه آبخوان و تغییرات سطح تراز آب زیرزمینی بررسی شده است (۱۳، ۲۳، ۲۸). تعداد محدودی از مطالعات، به بررسی اثرهای تغییرات اقلیم بر جریان آب سطحی رودخانه و نقش آن در تغذیه آبخوان پرداخته‌اند (۲۴، ۲۹). برخی مطالعات نیز به بررسی اثرهای تغییرات کاربری اراضی و اقلیم بر منابع آب زیرزمینی پرداخته‌اند (۱۱، ۲۹). مشخص‌کردن میزان تغییرات در تغذیه آبخوان، به دلیل تأثیر درخور توجه متغیرهای اقلیمی بر این مؤلفه بیلان آب زیرزمینی از

1. World's biomes

2. Global climate models, GCMs

3. Regional climate models, RCMs

مدیریت آب و آبیاری



شکل ۱. موقعیت حوضه آبریز همدان-بهار

- منطقه مورد مطالعه با استفاده از خروجی ۱۶ مدل AOGCM تحت سناریوهای انتشار A2 و B1.
۲. تهیه تابع توزیع احتمال تجمعی برای سناریوهای مختلف و محاسبه تغییرات پارامترهای اقلیمی در سطوح مختلف احتمال؛
 ۳. تهیه سری زمانی روزانه داده‌های بارش و دما در سطوح مختلف احتمال توسط مدل مولده آب‌وهوای LARS-WG (۲۵)؛
 ۴. مدل‌سازی تأثیرات تغییر اقلیم بر رواناب سطحی و منابع آب زیرزمینی آبخوان دشت همدان- بهار.

تولید سناریوهای تغییر اقلیم

با توجه به اهمیت دو سناریوی انتشار A2 و B1، در این تحقیق از خروجی ۱۶ مدل AOGCM تحت این دو سناریو، مربوط به آخرین گزارش ارزیابی IPCC استفاده شده است. مشخصات این مدل‌ها در جدول ۱ ارائه شده است. داده‌های مشاهداتی پارامترهای اقلیمی استفاده شده در این تحقیق، متعلق به ایستگاه سینوپتیک فرودگاه همدان است (شکل ۱).

برای این مهم و کاهش عدم قطعیت مدل‌های تغییر اقلیم، اطلاعات ۱۶ مدل سه‌بعدی جفت‌شده اتمسفر- اقیانوس چرخش عمومی جو^۱ (AOGCM) با استفاده از سناریوهای A2 و B1 در سطوح ریسک ۱۰، ۵۰ و ۹۰ درصد استخراج شده و از نتایج آن برای بررسی تأثیرات بر نوسانات سطح تراز آب زیرزمینی در دوره آتی (۱۴۲۳- ۱۳۹۳ شمسی) استفاده شده است. گفتنی است که آبخوان همدان- بهار از سال ۱۳۷۰ ممنوعه اعلام شده است. این آبخوان از دشت‌های بسیار پررونق کشور است که تأمین کننده نیاز آبی بخش‌های کشاورزی، صنعت و بخشی از نیاز شرب منطقه و شهر همدان است که با توجه به وجود اطلاعات هیدرولوژیکی مناسب، برای مدل‌سازی آب زیرزمینی در این مطالعات انتخاب شده است.

مواد و روش‌ها

مراحل اصلی انجام این تحقیق به شرح زیر است:

۱. تجزیه و تحلیل تغییرات ماهیانه دما و بارندگی در

1. Atmosphere-Ocean General Circulation Models

جدول ۱. مشخصات مدل‌های AOGCM اسنتاده شده در این تحقیق

مسارهای ازشار	گروه مؤسس و کشور	قدرت تئکیک در اتصال	قدرت تئکیک در انتقال	نمودار
A2,B1	Hadley Centre for Climate Prediction and Research/Met office, UK	2.5° × 3.75°, L19	1.25° × 1.25°, L20	HadGcm3
A2,B1	Germany Commonwealth Scientific and Industrial Research Organization (CSIRO) Atmospheric Research, Australia	T63(~1.9° × 1.9°), L31	1.5° × 1.5°, L40	ECHAM5/MPI-OM
A2,B1	Geophysical Fluid Dynamics Laboratory, USA	T63(~1.9° × 1.9°), L18	0.8° × 1.9°, L31	CSIRO-MK3.5
A2,B1	Meteo-France/Centre National de Recherches Meteorologiques, France	2.0° × 2.5°, L24	0.3°-1.0° × 1.0°	GFDL-CM2.0
A2,B1	Canadian Centre for Climate Modelling and Analysis, Canada	T63(~1.9° × 1.9°), L45	0.5°-2° × 2°, L31	CNRM-CM3
A2,B1	NASA/GISS (USA)	T63(~1.9° × 1.9°), L31	0.9° × 1.4°, L29	CGCM3(T63)
A2,B1	Meteorological Research Institute, Japan	4° × 5°, L20	4° × 5°, L13	GISS-ER
A2,B1	Institute Pierre Simon Laplace, France	T42(~2.8° × 2.8°), L30	0.5°-0.7° × 1.1°, L40	MRI-CGM2.3.2a
A2,B1	University of Bonn, Meteorological Research	2.5° × 3.75°, L19	2° × 2°, L31	IPSL-CM4
A2,B1	Bjerknes Centre for Climate Research, Norway	T85(1.4° × 1.4°), L26	0.3°-1° × 1°, L40	CCSM3
A2,B1	Centre for Climate System Research (University of Tokyo), Japan	T30(~3.9° × 3.9°), L19	0.5°-2.8° × 2.8°, L20	ECHO-G
A2,B1	Geophysical Fluid Dynamics Laboratory, NOAA, USA	T63(1.9° × 1.9°), L31	0.5°-1.5° × 1.5°, L35	BCCR-BGM2.0,2005
A2,B1	Institute of Numerical Mathematics, Russian Academy of Science.	T106(~1.1° × 1.1°), L56	0.2° × 0.3°, L47	MIROC3.2-medres
A2,B1	National Center for Atmospheric Research (NCAR), NASA, and NOAA	2.0° × 2.5°, L24	0.3°-1.0° × 1.0° L50	GFDL-CM2.1
A2,B1		5.0° × 4.0°, L21	2.5° × 2°, L33	INMCM3.0
A2,B1		T42(2.8° × 2.8°), L26	1.12° × 0.27°, L40	NCARPCM

دیریت آب و آبیاری

دوره ۵ ■ شماره ۱ ■ بهار و تابستان ۱۳۹۴

(۳)؛ بنابراین، ترسیم تصویری از آینده نه‌چندان دور در آبخوان همدان-بهار، می‌تواند ابزاری بسیار سودمند و مفید در اتخاذ سیاست‌های مدیریتی صحیح و کارآمد در مدیریت منابع آب زیرزمینی داشت به حساب آید.

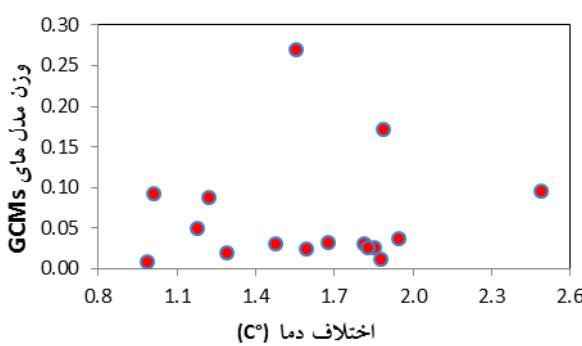
ارزیابی و تعیین احتمال^۱

روش احتمالاتی استفاده شده در این تحقیق دارای مراحل زیر است:

مرحله اول: مدل‌های AOGCMs با استفاده از رابطه^۱ بر مبنای روش میانگین دما-بارش اندازه‌گیری و وزن‌دهی شده‌اند (۲).

$$W_{ij} = \frac{\left(\frac{1}{\Delta d_{ij}} \right)}{\sum_{j=1}^{13} \left(\frac{1}{\Delta d_{ij}} \right)} \quad (1)$$

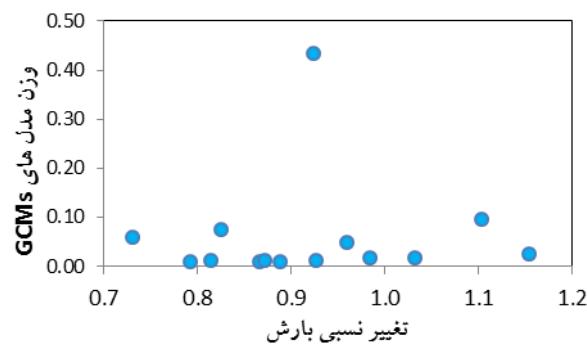
در این رابطه، W_{ij} وزن، GCM شماره، ز در ماه Δm و Δd_{ij} اختلاف بین مقدار شبیه‌سازی شده توسط مدل Δm در دوره پایه و مقدار اندازه‌گیری شده در ایستگاه در ماه Δm است. شکل ۲، نمودارهای متغیر دما و بارندگی در ایستگاه همدان را نشان می‌دهد که منحنی‌های گسسته توزیع احتمال است.



شکل ۲. منحنی گسسته توزیع احتمالی که نشان‌دهنده مقادیر تغییرات دما و بارش در برابر وزن‌های متناظر مدل‌های AOGCM است: نمودار راست، نشان‌دهنده منحنی توزیع احتمال بارندگی است و نمودار چپ نشان‌دهنده منحنی توزیع احتمال دما

1. Probability Assessment

سناریوی A2 بر هویت‌های منطقه‌ای و حفظ آنها تکیه دارد که سبب افزایش جمعیت می‌شود. همچنین رشد اقتصادی و فناوری در این سناریو کنترل است (بدینانه)؛ اما در سناریوی B1، رشد جمعیت سریع بوده و تأکید بیشتر در استفاده از انرژی‌های پاک، پایداری محیط زیست و اقتصاد در سطح جهانی است. برای محاسبه سناریوی تغییر اقلیم در هر مدل AOGCM، مقادیر «اختلاف» برای دما و نسبت برای بارندگی بین میانگین سی‌ساله در دوره آتی (۱۴۲۳-۱۳۹۳) و دوره شبیه‌سازی شده پایه (۱۳۷۸-۱۳۴۸) توسط همان مدل برای هر سلول از شبکه محاسبه می‌شود. این مقادیر بیانگر میزان میانگین سی‌ساله تغییر اقلیم نسبت به دوره پایه می‌شود. در ارتباط با انتخاب دوره ۱۳۹۳-۱۴۲۳ به عنوان دوره آتی در این تحقیق، باید گفت به دلیل نیاز مدیران و تصمیم‌گیرندگان محدوده آبخوان همدان-بهار، برای مدیریت و جلوگیری از افت سطح تراز آب زیرزمینی و ایجاد شرایط بحرانی (البته هم‌اکنون آبخوان در این شرایط قرار گرفته است)، این تحقیق بر آینده نزدیک متوجه شده است. طی سال‌های گذشته، آبخوان آبرفتی دشت همدان-بهار در بیشتر مناطق داشت با افت در خور توجه سطح آب زیرزمینی مواجه بوده است



شکل ۲. منحنی گسسته توزیع احتمالی که نشان‌دهنده مقادیر تغییرات دما و بارش در برابر وزن‌های متناظر مدل‌های AOGCM است: نمودار راست، نشان‌دهنده منحنی توزیع احتمال بارندگی است و نمودار چپ نشان‌دهنده منحنی توزیع احتمال دما

کم مدل‌های AOGCMs، عامل تأثیرگذار بر میزان انطباق تابع برآذش شده است. این عامل، یعنی دسترسی به اطلاعات تعداد اندکی از مدل‌ها، از محدودیت‌های این نوع ارزیابی است.

مرحله سوم: این مرحله شامل تهیه تابع توزیع تجمعی^۲ (CDFs) است که با استفاده از تابع توزیع تهیه شده در مرحله قبل (PDFs) تهیه شده است. با استفاده از این تابع، مقدار تغییر متغیرهای اقلیمی دما و بارش (ΔT و ΔP) در سه سطح احتمال مختلف (۱۰، ۵۰ و ۹۰ درصد) استخراج می‌شود و برای ارزیابی اثرهای تغییر اقلیم بر آبخوان آبرفتی دشت همدان-بهار از آن‌ها استفاده می‌شود.

ریزمقیاس نمایی تصادفی^۳

مدل LARS-WG از مولدهای آب‌وهای تصادفی است که قادر به تولید سری زمانی روزانه متغیرهای اقلیمی با هر طول زمانی است (۲۵). با توجه به اهداف این تحقیق، مدل LARS-WG برای تولید سری زمانی بارش و دما برای دوره آتی تحت سناریوهای تغییر اقلیم استفاده شده است. پس از انتخاب بهترین تابع توزیع سری زمانی داده‌های روزانه مشاهداتی در دوره پایه (۱۳۷۸-۱۳۴۸)، مدل LARS-WG، سری روزانه داده‌های ساختگی را بر مبنای سناریوهای تغییر اقلیم تهیه شده در سطوح ریسک مختلف ۱۰، ۵۰ و ۹۰ درصد برای هریک از سناریوهای انتشار تولید می‌کند. طی سال‌های گذشته، آبخوان آبرفتی دشت همدان-بهار در بیشتر مناطق دشت با افت قابل توجه سطح آب زیرزمینی مواجه بوده است؛ به همین دلیل، از دوره ۱۴۲۳-۱۳۹۳ به عنوان نزدیک‌ترین دوره پیش‌بینی مدل به زمان حال استفاده شده است.

2. Cumulative Distribution Function, CDFs

3. Stochastic Downscaling

مرحله دوم: با توجه به تعداد محدود ΔT و ΔP عدد برای هر ماه) نمی‌توان به آن‌ها توزیع مناسبی برآذش داد و روش‌های معمول در برآذش تابع، کارایی خود را از دست می‌دهند. بنابراین، با توجه به خصوصیات تابع توزیع بتا، روشی با استفاده از این توزیع به کار رفته است که با درنظرداشتن محدودیت‌های موجود بتواند تحلیل مناسب و قابل قبولی ارائه کند. تابع توزیع بتا توسط دو پارامتر شکل و حد بالا و پایین داده‌ها تعریف می‌شود. این توزیع می‌تواند با تغییردادن دو پارامتر شکل براساس چولگی داده‌ها تعیین شود. بنابراین، با توجه به تعداد کم سناریوهای تغییر اقلیم می‌تواند توزیع مناسبی برای فرموله کردن عدم قطعیت‌ها به شمار رود. فرم عمومی برای تابع چگالی احتمال توزیع بتا به صورت زیر است (رابطه ۲):

$$f(x) = \frac{(x-a)^{p-1} (b-x)^{q-1}}{B(p,q)(b-a)^{p+q-1}} \quad (2)$$

$a << x << b; p, q > 0$

در این رابطه، p و q پارامترهای شکل، a و b به ترتیب حد پایین و بالای داده و $B(p,q)$ تابع بتاست. بنابراین، توزیع بتایی به سناریوهای تغییر اقلیم بارش، دمای حداقل و حد اکثر مربوط به هر ماه برآذش داده می‌شود. با استفاده از این توزیع می‌توان سناریوهای تغییر اقلیم بارش و دما را در سطوح احتمالی مختلف تعیین کرد.

در این تحقیق، از مقدار مجموع مربع خطای^۱ (SSE) برای بررسی تطابق تابع بتا بهره گرفته شده است (رابطه ۳).

$$SSE = \sum_{i=1}^n (y_i - Y_i)^2 \quad (3)$$

در این رابطه، y_i مقدار واقعی داده، Y_i مقدار تخمین‌زده شده توسط تابع بتا و n برابر با ۱۶، یعنی تعداد مدل اقلیمی استفاده شده است. در خور توجه است که تعداد

1. Sum of Squared Error

مدل آب زیرزمینی MODFLOW

مدل MODFLOW نوعی مدل جریان آب زیرزمینی تفاضل محدود سه‌بعدی مودولار^۳ است. جریان آب زیرزمینی در آبخوان با استفاده از روش تفاضل محدود و به روش بلوک مرکزی^۴ شبیه‌سازی می‌شود (۱۴). معادله حاکم بر جریان آب زیرزمینی در مدل آب زیرزمینی تهیه شده به شرح رابطه ۷ است:

$$\frac{\partial}{\partial x} \left[K_x h \frac{\partial}{\partial x} \right] + \frac{\partial}{\partial y} \left[K_y h \frac{\partial}{\partial y} \right] = S_y \left[\frac{\partial h}{\partial t} \right] \quad (7)$$

در این رابطه، h هد هیدرولیکی، k هدایت هیدرولیکی، S_y ضریب ذخیره و t زمان است.

آزمایش‌های پمپاژ ۱۱ حلقه چاه در سطح دشت انجام شده است که بر مبنای آن، مقدار هدایت هیدرولیکی بین کمتر از ۱ متر تا بیش از ۳۰ متر در روز در برخی مناطق متغیر است. ضریب ذخیره متوسط به شکل اولیه ۵ درصد برای سطح دشت در نظر گرفته شد که در مرحله واسنجی اصلاح شد. بر مبنای لاغ چاههای اکتشافی، گسترش سطحی آبخوان حدود ۴۴۰ کیلومترمربع و به شکل یک لایه و از نوع آزاد در نظر گرفته شده است. همچنین عمق آب زیرزمینی بین کمتر از ۱۰ متر در نواحی جنوبی تا حدود ۵۰ متر در بخش‌های میانی آبخوان در تغییر است. جهت کلی جریان آب زیرزمینی از جنوب به شمال است. برای بررسی رفتار آبخوان ناشی از اثرهای تغییر اقلیم، مدل ریاضی آبخوان برای دوره‌ای بیست‌ساله واسنجی و صحت‌سنجدی شده است. آمار نوسانات سطح آب در چاههای مشاهده‌ای بین سال‌های ۱۳۹۰-۱۳۷۰ جمع‌آوری و سال آبی ۱۳۷۱-۱۳۷۰ به عنوان سال مبنا برای مدل‌سازی انتخاب شد.

شبکه عصبی مصنوعی

شبکه عصبی نوع پرسپترون چندلایه (MLP)^۱ از روش‌های مرسوم در شبیه‌سازی فرایند بارش-رواناب است (۱). هرچه تعداد داده‌های ورودی بیشتر باشد، شبکه، فرایند آموزش و یادگیری را به شکل مطلوب‌تری انجام می‌دهد. الگوریتم پس‌انتشار خطأ^۲ از پرکاربردترین روش‌ها برای یادگیری شبکه است که در این تحقیق برای یادگیری و آموزش شبکه از آن استفاده شده است. گفتنی است که برای مقایسه نتایج شبکه عصبی مصنوعی با داده‌های مشاهده‌ای، از سه پارامتر باقی‌مانده ریشه میانگین مربعات خطأ (RMSE)، میانگین درصد خطأ (MPE) و ضریب همبستگی (r) استفاده شده است. معیارهای یادشده برای سنجش عملکرد مدل‌های به کار گرفته شده‌اند. MPE و RMSE دو شاخص کمی مناسب در برآورد دقیت شبکه به صورت تفاضل بین مقادیر واقعی و پیش‌بینی شده و r نیز بیان کننده میزان همبستگی بین مقادیر واقعی و پیش‌بینی است.

$$RMSE = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (O_i - P_i)^2} \quad (4)$$

$$MPE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{|O_i - P_i|}{O_i} \times 100 \quad (5)$$

$$r = \frac{\sum_{i=1}^n (O_i - \bar{O})(P_i - \bar{P})}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (O_i - \bar{O})^2 (P_i - \bar{P})^2}} \quad (6)$$

در این روابط، O_i مقدار رواناب مشاهده‌ای، P_i مقدار رواناب برآورده شده، \bar{O} میانگین مقدار رواناب مشاهده شده، \bar{P} میانگین مقدار برآورده شده و n تعداد داده‌های است.

- 3. Modular
- 4. Block centered

- 1. Multi Layer Perceptron, MLP
- 2. Error Back Propagation Training Method

دیریت آب و آبیاری

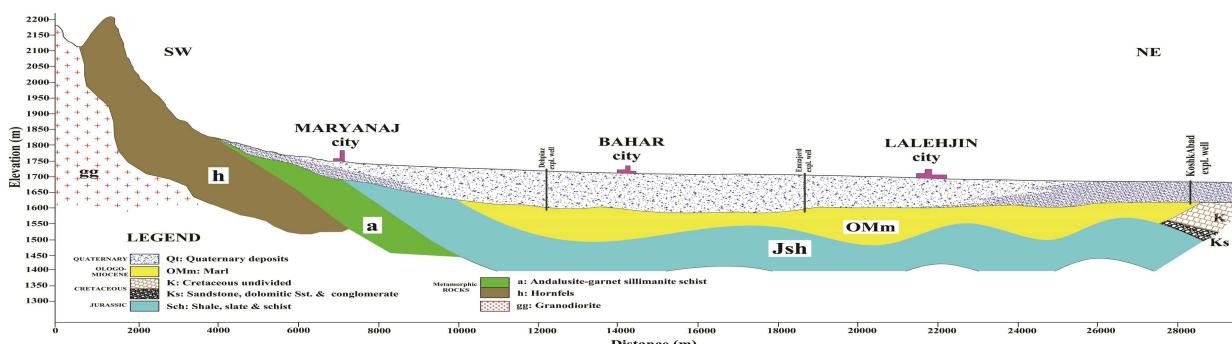
دوره ۵ ■ شماره ۱ ■ بهار و تابستان ۱۳۹۴

نتایج توابع توزیع احتمال (PDFs)

توابع توزیع احتمال گستته، برای هر ماه جداگانه تهیه و با استفاده از روش تخمین پارامتری، به تابع پیوسته احتمال تبدیل شد. در جدول ۲، مقادیر مجموع مریع خطا (SSE) و ضرایب توزیع بتا برای دما ارائه شده است. مقادیر کم مجموع مریع خطا نشان دهنده مناسب بودن تابع گاما برای تبدیل تابع احتمال گستته به تابع احتمال پیوسته است.

به طور کلی، مقادیر پیش‌بینی شده برای تعییرات بارش در آینده از عدم قطعیت بیشتری نسبت به داده‌های دما برخوردارند. به منظور برخورد و کنترل این عدم قطعیت، پس از وزن دهی مدل‌های مختلف GCM، توابع توزیع احتمال (PDFs) و تابع توزیع تجمعی (CDFs) بارش و دما، طبق آنچه قبلاً توضیح داده شد، تهیه شده است. در ادامه، در سه سطح ریسک مختلف ۱۰، ۵۰ و ۹۰ درصد، مقادیر تعییر در دما و بارش برای سناریوهای مختلف از تابع CDFs ساختگی استخراج شده است (شکل ۴).

در مرحله ماندگار، زمان مدل دوره‌ای ۳۶۵ روز در نظر گرفته شد و در ادامه، در مرحله غیرماندگار، با دوره‌های ۱۵ سال برای مدت ۱۵ سال واسنجی گردید. حجم آورد سالانه رودخانه‌های منطقه با استفاده از دیتای روزانه ثبت شده در محل ایستگاه‌های هیدرومتری محاسبه و ۳۰ درصد آن به عنوان مقدار اولیه برای نفوذ سالانه، از بستر رودخانه‌های حوضه به داخل آبخوان در نظر گرفته شد و در مرحله واسنجی تدقیق گردید. با توجه به نتایج حفاری‌های اکتشافی، برداشت‌های صحرایی و مطالعات رئوفیزیک انجام شده در محدوده دشت، مدل مفهومی آبخوان تهیه و در شکل ۳ نشان داده شده است. همان‌طور که در این شکل مشاهده می‌شود، تماس آبرفت با واحدهای زمین‌شناسی کم تراوای دگرگونه^۲ در بخش‌های جنوبی دشت، سبب قطع ارتباط هیدرولیکی آبخوان با سنگ‌های سخت^۳ منطقه شده است.



شکل ۳. نیم‌رخ محدوده آبخوان آبرفتی دشت همدان- بهار

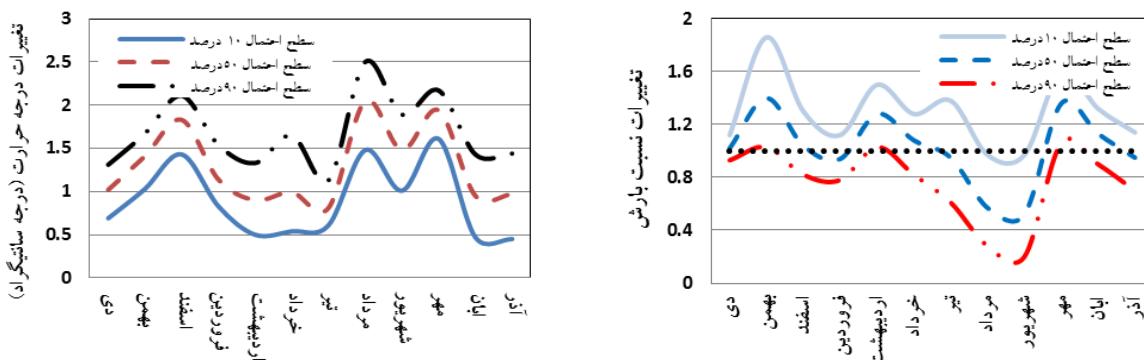
-
1. Stress period
 2. Low permeability metamorphic rocks
 3. Hard rocks

پیش‌بینی احتمالاتی اثرهای تغییر اقلیم بر آبخوان آبرفتی دشت همدان-بهار

جدول ۲. پارامترهای تخمین‌زده شده توزیع گاما برای تغییرات دما

A2					B1					سناریو انتشار
α	β	a	b	SSE	α	β	a	b	SSE	ماه
۲/۶۶	۶/۲۳	۰/۲۶	۲/۱۰	۰/۰۲	۶/۰۰	۳/۵۴	۰/۰۰	۱/۶۰	۰/۰۲	دی
۳/۶۴	۵/۰۱	۰/۳۳	۱/۹۵	۰/۰۳	۶/۴۵	۲/۴۱	۰/۱۰	۱/۸۵	۰/۰۴	بهمن
۵/۹۰	۳/۶۲	۰/۵۰	۲/۵۰	۰/۰۳	۶/۸۳	۲/۵۰	۰/۴۰	۲/۳۰	۰/۰۴	اسفند
۴/۶۳	۴/۷۸	۰/۲۰	۳/۵۰	۰/۲۳	۳/۰۰	۶/۷۰	۰/۵۷	۲/۵۰	۰/۰۳	فروردین
۲/۸۶	۷/۰۰	۰/۲۳	۳/۷۵	۰/۰۲	۴/۰۶	۵/۰۰	۰/۰۰	۲/۰۲	۰/۰۴	اردیبهشت
۳/۲۵	۵/۶۵	۰/۶۲	۳/۵۵	۰/۰۹	۲/۳۱	۶/۸۲	۰/۲۵	۳/۴۰	۰/۰۸	خرداد
۳/۰۰	۶/۹۹	۰/۷۴	۲/۵۱	۰/۰۸	۲/۰۰	۷/۴۳	۰/۵۱	۲/۱۰	۰/۰۶	تیر
۶/۸۱	۳/۰۰	۰/۷۵	۲/۵۶	۰/۰۲	۶/۲۰	۲/۸۷	۰/۲۰	۲/۸۵	۰/۰۲	مرداد
۴/۰۰	۵/۸۹	۰/۶۸	۲/۸۵	۰/۰۳	۵/۹۰	۲/۹۲	۰/۱۱	۲/۳۶	۰/۰۴	شهریور
۵/۸۹	۳/۶۴	۱/۰۰	۲/۴۰	۰/۰۵	۶/۷۰	۲/۲۰	۰/۷۲	۲/۳۰	۰/۰۲	مهر
۲/۹۹	۷/۰۰	۰/۳۰	۲/۲۰	۰/۰۲	۴/۹۹	۴/۹۶	- ۰/۲۶	۲/۱۵	۰/۰۳	آبان
۴/۹۳	۴/۹۶	۰/۰۴	۲/۵۰	۰/۰۳	۶/۰۰	۳/۸۵	- ۰/۶	۱/۹۵	۰/۰۴	آذر

a و b. مقادیر حداقل و حداکثر تغییرات دمایی در هر PDFs برای هر ماه



شکل ۴. مقدار تغییرات دمایی (چپ) و بارش (راست) پیش‌بینی شده در سطوح احتمال مختلف تحت سناریوی B1

متفاوت، از تغییرات در خور توجهی برخوردار است. این نتایج نشان‌دهنده تغییرات مثبت و تغییرات منفی مقدار بارش پیش‌بینی شده در دوره آتی برای ماههای مختلف و در سطوح ریسک متفاوت است.

ریز مقیاس نمایی داده‌های دما و بارش
در جدول ۳، نتایج آزمون‌های آماری انجام شده برای دمای حداقل، دمای حداقل و بارش شبیه‌سازی شده توسط مدل LARS-WG ارائه شده است. با توجه به مقدار P در نظر

مطابق شکل ۴، در تمامی ماهها، مقدار دما در سطوح مختلف احتمال افزایش می‌یابد؛ اما مقدار این افزایش بسیار متغیر است. همچنین مقادیر افزایش دمایی پیش‌بینی شده تحت سناریوی A2، غالباً پیش از سناریوی B1 است و تنها در مرداد افزایش دمایی برای سناریوی B1 بیشتر از سناریوی A2 پیش‌بینی شده است. تغییرات پیش‌بینی شده بارش در سطوح احتمال مختلف در دوره آتی در شکل ۴ نشان داده شده است. همان‌طور که در این شکل مشاهده می‌شود، مقدار تغییرات بارش برای یک ماه در سطوح احتمال

A2، شرایط اقلیمی برای دوره آتی، خشک‌تر از سناریوی B1 پیش‌بینی شده است. تغییرات متوسط سالانه بارش در دوره آتی بین حدود +۴۱ تا -۳۸ درصد و تغییرات دمای متوسط سالانه با روند افزایشی در دوره آتی بین +۰/۹۶ تا +۱/۹۲ در سطوح احتمال مختلف پیش‌بینی شده است.

گرفته شده برای غالب آزمون‌های آماری در این تحقیق نیز حد معناداری آن،

۰/۰۵ در نظر گرفته شده است. به طور کلی، محدوده تغییرات بارندگی در سناریوی B1 بیشتر از سناریوی A2 است. همچنین تابستان در سناریوی B1، مريطوب‌تر از سناریوی A1 پیش‌بینی شده است. در مجموع، در سناریوی

جدول ۳. جزئیات آماری مربوط به صحت‌سنجی مدل LARS-WG

بارش				دماهی حداکثر				دماهی حداقل				ماه
X2	P-value	t	P-value	X2	P-value	t	P-value	X2	P-value	t	P-value	
۰/۱۰	۱/۰۰	-۱/۲۹	۰/۲۰	۰/۱۱	۱/۰۰	-۰/۶۵	۰/۰۲	۰/۰۵	۱/۰۰	-۱/۲۳	۰/۰۲۲	دی
۰/۰۵	۱/۰۰	-۱/۱۲	۰/۰۲۷	۰/۱۱	۱/۰۰	۰/۶۱	۰/۰۵۴	۰/۰۵	۱/۰۰	-۱/۲۲	۰/۰۲۳	بهمن
۰/۱۰	۱/۰۰	-۰/۱۵	۰/۰۸۸	۰/۰۵	۱/۰۰	-۰/۶۱	۰/۰۵۵	۰/۱۱	۱/۰۰	-۰/۱۴	۰/۰۸۹	اسفند
۰/۰۵	۱/۰۰	-۰/۱۰	۰/۰۹۲	۰/۰۵	۱/۰۰	-۱/۴۹	۰/۰۱۴	۰/۰۵	۱/۰۰	-۰/۰۲۶	۰/۰۸۰	فروردین
۰/۰۶	۱/۰۰	۲/۰۰	۰/۰۵	۰/۰۵	۱/۰۰	-۲/۱۵	۰/۰۰۳	۰/۱۱	۱/۰۰	-۰/۰۱۷	۰/۰۸۷	اردیبهشت
۰/۳۵	۰/۰۹	-۱/۴۵	۰/۱۵	۰/۱۱	۱/۰۰	۲/۲۲	۰/۰۰۳	۰/۰۵	۱/۰۰	-۰/۰۵۶	۰/۰۵۸	خرداد
۰/۳۸	۰/۰۵	-۲/۱۷	۰/۰۳	۰/۱۶	۰/۹۲	-۱/۹۸	۰/۰۰۵	۰/۱۱	۱/۰۰	۰/۰۲۷	۰/۰۷۹	تیر
۰/۲۷	۰/۰۳۲	-۱/۹۵	۰/۰۶	۰/۱۶	۰/۹۱	۰/۶۰	۰/۰۰۵	۰/۱۱	۱/۰۰	۰/۰۰۳	۰/۰۹۷	مرداد
۰/۲۷	۰/۰۳۴	-۰/۰۵۴	۰/۰۵۹	۰/۱۱	۱/۰۰	۱/۰۵۸	۰/۰۱۲	۰/۰۵	۱/۰۰	-۱/۰۰۲	۰/۰۳۱	شهریور
۰/۱۱	۱/۰۰	-۰/۰۴۸	۰/۰۷۳	۰/۰۵	۱/۰۰	۰/۱۰	۰/۰۹۲	۰/۱۱	۱/۰۰	۰/۰۴۴	۰/۰۶۶	مهر
۰/۰۹	۱/۰۰	-۱/۱۱	۰/۰۲۷	۰/۰۵	۱/۰۰	۰/۰۲۵	۰/۰۸۰	۰/۰۵	۱/۰۰	-۰/۰۶۹	۰/۰۴۹	آبان
۰/۱۰	۱/۰۰	-۱/۹۰	۰/۰۶	۰/۱۱	۱/۰۰	۰/۰۳۳	۰/۰۷۵	۰/۰۵	۱/۰۰	-۰/۰۷۵	۰/۰۴۶	آذر

مدل شبکه عصبی به عنوان مدل هوشمند در برآورده رواناب، آماره‌های خط‌سنگی برای هر حالت محاسبه و در جدول ۴ ارائه شده است. در قالب زیر، حوضه‌های منطقه مورد بررسی شبکه عصبی مناسب برای تخمين رواناب روزانه شامل یک لایه ورودی (متشكل از چهار نورون)، یک لایه پنهان با کمتر از ۷ نورون و یک لایه خروجی است که همان مقدار متوسط رواناب روزانه در دوره آتی است. مقادیر رواناب روزانه به دست آمده توسط شبکه عصبی، با استفاده از بسته تغذیه^۱ که در مدل مادفلو وجود دارد، به مدل آب زیرزمینی وارد شده است.

1. Recharge package

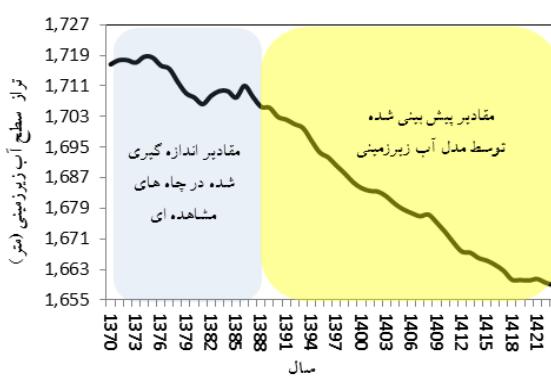
تخمين رواناب روزانه با استفاده از شبکه عصبی

ابتدا بدون هیچ‌گونه پیش‌پردازشی، از شبکه پیش‌خور پرسپترون چندلایه مدل ANN برای مدل‌سازی جریان روزانه استفاده شد. نتایج آزمایش تعداد نرون‌های بیش از پنج در لایه پنهان نشان داد که این افزایش نورون سبب کارایی بهتر نمی‌شود و دقت آن همچنان ثابت می‌ماند. محققان دیگر نیز این نتیجه هیدرولوژی را اثبات کرده‌اند (۱۸). بیشتری‌ودن ضریب همبستگی رواناب با بارش به دلیل ارتباط تنگاتنگ بین هر دو متغیر است. طبق بررسی، بیشترین ضریب همبستگی رواناب با علامت مثبت به عامل بارش و کمترین ضریب همبستگی توأم با علامت منفی به عوامل مختلف دماهی (دماهی حداکثر) اختصاص دارد. با اجرای روش حذف متناوب بر عوامل بردارهای ورودی در

جدول ۴. مقایسه آماره‌های مدل شبکه عصبی مصنوعی با حذف متداول عوامل برداری

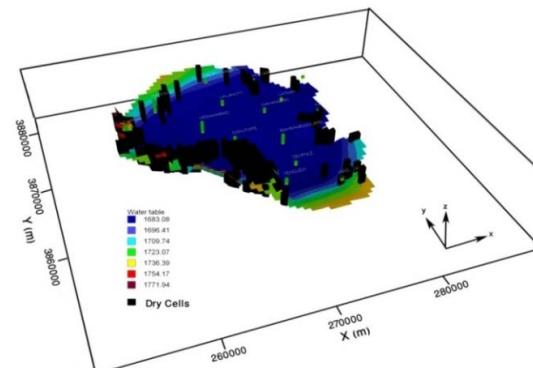
نام ایستگاه	آماره	بارش، دما میانگین، حداقل و حداقل				
MPE	۷/۹۲	۱۵/۶	۱۲/۱۳	۱۰/۱	۹/۰۴	۱۵/۹
قره آگاج	۰/۱	۰/۱۹	۰/۱۷	۰/۱۲	۰/۱۱	۰/۱۸
r	۰/۷۹	۰/۵۳	۰/۶۱	۰/۸۲	۰/۸۶	۰/۶
MPE	۵/۸۲	۱۱/۴	۱۰/۶	۱۱/۴	۱۱/۵	۱۸/۴
صالح آباد	۰/۰۹	۰/۱۶	۰/۱۸	۰/۱۹	۰/۱۸	۰/۲۲
r	۰/۸۶	۰/۶۱	۰/۶	۰/۵۲	۰/۵۴	۰/۳
MPE	۷/۱۵	۱۱/۱	۹/۲	۱۲/۳	۹/۰۸	۱۳/۰۱
RRMSE	۰/۱	۰/۱۸	۰/۱۳	۰/۱۸	۰/۱۳	۰/۱۸
r	۰/۷۸	۰/۴۲	۰/۷	۰/۴۲	۰/۷	۰/۴۲

واسنجی دستی شده است. در این مرحله، دو پارامتر تغذیه و هدایت هیدرولیکی به طور سیستماتیک و در حدود مجاز تغییر داده شدند و پس از هر تغییر مدل اجرا شدند و با تغییرات و اجراهای متعدد مدل، برآش نسبتاً مناسبی بین سطح آب مشاهده‌ای و محاسبه‌ای به دست آمد. پس از واسنجی و صحبت‌سنجی مدل آب زیرزمینی، با توجه به داده‌های دما و بارش پیش‌بینی شده تحت سناریوی انتشار A2، در سطح احتمال ۹۰ درصد (ریسک ۱۰ درصد)، به عنوان شرایط بحرانی از نظر تغذیه آب زیرزمینی، نوسانات سطح تراز آب زیرزمینی برای دوره‌ای سی ساله در آینده (۱۴۲۳-۱۳۹۳) توسط مدل پیش‌بینی شد.



شکل ۶. نوسانات تراز سطح آب زیرزمینی مشاهده‌ای و پیش‌بینی شده در آینده در آبخوان همدان- بهار

نتایج مدل آب زیرزمینی
طبق مدل مفهومی کتابت، آبرفت با واحدهای زمین‌شناسی کم تراوای دگرگونه در بخش‌های جنوبی و غربی دشت و رخنمون مارن‌های الیگومیوسن در دامنه ارتفاعات بخش‌های شرقی دشت، سبب قطع ارتباط هیدرولیکی آبخوان با سازند سخت منطقه شده است. این بدان معنی است که تغذیه آبخوان غالباً از طریق ریش‌های جوی روی سطح دشت و جریانات سطحی جاری روی آبخوان انجام می‌پذیرد. با توجه به طول دوره مدل‌سازی (بیست سال)، دوره‌های تنش یک‌ساله در نظر گرفته شده است. پس از اینکه پارامترهای مورد نیاز وارد مدل شد، برای اولین بار مدل اجرا گردید. سپس با درنظر گرفتن معیار واسنجی ۰/۵ متر، اقدام به



شکل ۵. تراز آب زیرزمینی و سلول‌های خشک شده در سال ۱۴۲۳

دیریت آب و آبیاری

کیلومتر مربعی آبخوان، سبب شده است که متوسط سالانه کسری مخزن از حدود ۱۴ میلیون مترمکعب در دوره مدل‌سازی به ۲۵ میلیون مترمکعب در دوره آتی افزایش یابد.

تداوم کسری مخزن در دوره آتی سبب کاهش ضخامت زون اشباع آبخوان به میزان حدود ۳۸ متر در پایان دوره مدل خواهد شد و با توجه به اینکه ضخامت متوسط زون اشباع در شرایط کنونی آبخوان حدود ۵۰ متر است، با حفظ شرایط کنونی، برداشت از منابع آب زیرزمینی و وقوع مقادیر پیش‌بینی شده بارش، عملاً در سی سال آینده آبخوان دشت همدان- بهار از بین خواهد رفت. خشک شدن مناطق جنوب و جنوب باختری آبخوان، علاوه بر کاهش میزان تغذیه ناشی از کمبودن مقادیر قابلیت انتقال آبخوان در این مناطق است. بیان این مهم ضروری است که به دلیل وجود لایه‌های مارنی در سنگ بستر آبخوان با کاهش تدریجی سطح تراز آب زیرزمینی و افزایش عمق برداشت، کیفیت آب نیز با کاهش همراه خواهد شد که از عوایق آن می‌توان به تخریب بافت و کیفیت خاک اراضی کشاورزی اشاره کرد. از آنجایی که بخش کشاورزی، سهم اصلی برداشت از منابع آب زیرزمینی دشت (حدود ۷۸۷ درصد مصارف آب زیرزمینی) را به خود اختصاص داده است، ادامه این روند برداشت، سبب واردآمدن صدمات جبران‌ناپذیر به منابع آب زیرزمینی دشت خواهد شد. بنابراین، با درنظرگرفتن محدودیت برداشت از منابع آب زیرزمینی در دشت همدان- بهار و کمبود عرصه‌های مناسب برای تغذیه مصنوعی و پخش سیلاب، در ارائه راهکارهای سازگاری با اثرهای تغییر اقلیم، حتماً باید به مقوله تغییر الگوی کشت و افزایش راندمان آبیاری از مقیاس مزرعه‌ای تا مقیاس منطقه‌ای توجهی خاص شود.

در شکل ۵، منحنی‌های هم‌تراز شبیه‌سازی شده توسط مدل پس از واسنجی در سال ۱۴۲۳ نشان داده شده است که از انطباق مناسبی با جهت جریان واقعی برخوردار است. سلول‌های سیاه، نشان‌دهنده سلول‌هایی است که در آن سطح تراز آب زیرزمینی منطبق بر تراز سنگ بستر شده است یا به اصطلاح، سلول خشک شده است. با توجه به مقادیر تراز پیش‌بینی شده توسط مدل، برای دوره آتی هیدروگراف معرف آب زیرزمینی تهیه و در شکل ۶ نشان داده شده است.

بحث و نتیجه‌گیری

تفاوت اصلی این مطالعه با دیگر مطالعات مربوط به ارزیابی اثرهای تغییر اقلیم بر منابع آب زیرزمینی، بیان عدم قطعیت‌ها در غالب سطوح احتمال است که ابزار مناسبی را برای تصمیم‌گیری در اختیار مدیران و مسئولان قرار می‌دهد. با توجه به مدل مفهومی تهیه شده، وجود تشکیلات ژوراسیک در دامنه ارتفاعات غربی، هورنفلس‌ها در دامنه‌های جنوبی و مارن‌های الیکومیوسن در بخش‌های شرقی آبخوان سبب شده است که تغذیه آبخوان از واحدهای زمین‌شناسی اطراف، چندان درخور توجه نباشد. شبیه‌سازی تغییرات سطح تراز آب زیرزمینی در آبخوان برای دوره سی ساله آتی تحت سناریوی A2 در سطح احتمال ۹۰ درصد، نشان‌دهنده کاهش شدید حجم مخزن به خصوص در نیمه جنوب- جنوب‌غربی آبخوان است. در واقع، مقدار متوسط بارندگی در این سناریو در مقایسه با دوره پایه مدل‌سازی (۱۳۹۰- ۱۳۷۰) به مقدار ۱۸ درصد کاهش نشان می‌دهد. این مقدار تغییر در بارش سبب شده است که مقدار افت متوسط سالانه سطح تراز آب زیرزمینی، از ۰/۷۲ متر به ۱/۲۶ متر افزایش یابد. این مقدار افزایش افت سالانه در سطح تراز آب زیرزمینی، با احتساب ضریب ذخیره متوسط ۵ درصد و وسعت ۴۰۰

مدیریت آب و آبیاری

دوره ۵ ■ شماره ۱ ■ بهار و تابستان ۱۳۹۴

منابع

9. Changnon SA, Huff FA and Hsu CF (1988) Relations between precipitation and shallow groundwater in Illinois. *Journal of Climate*. 1: 1239– 1250.
10. Holman IP, Allen DM, Cuthbert MO and Goderniaux P (2012) Towards best practice for assessing the impacts of climate change on groundwater. *Hydrogeology Journal*. 20: 1-4.
11. Holman IP (2006) Climate change impacts on groundwater recharge: uncertainty, shortcomings and the way forward? *Hydrogeol Journal*. 14:637–647.
12. Ines AVM and Hansen JW (2006) Bias correction of daily GCM rainfall for crop simulation studies. *Agricultural and Forest Meteorology*. 138(1-4):44–53.
13. Jyrkama MI and Sykes JF (2007) The impact of climate change on spatially varying groundwater recharge in the Grand River Watershed (Ontario). *Journal of Hydrology*. 338:237–250.
14. Kundzewicz ZW, Mata LJ, Arnell NW, Döll P, Kabat P, Jiménez B, Miller KA, Oki T, Sen Z and Shiklomanov IA (2007) Freshwater resources and their management. *Climate Change 2007: Impacts, Adaptation and Vulnerability. Contribution of Working Group II to the Fourth Assessment Report of the Intergovernmental Panel on Climate Change*, Parry ML, Canziani OF, Palutikof JP, van der Linden PJ and Hanson CE (Eds.), Cambridge University Press, Cambridge, UK, Pp: 173-210.
15. Luoma S and Okkonen J (2014) Impact of future climate change and Baltic sea level rise on groundwater recharge, groundwater levels, and surface leakage in the Hanko aquifer in southern Finland. *Journal of Water*. 6 (12): 3671– 3700. doi:10.3390/w6123671
1. امیدوار ک. و اژدرپور م (۱۳۹۱) استفاده از مدل شبکه عصبی مصنوعی در برآورد بارش – رواناب در حوضه آبریز رودخانه اعظم هرات. *فصلنامه تحقیقات جغرافیایی*. ۲۷ (۴): ۶۴۰-۶۲۰.
2. مساح بوانی ع.ر (۱۳۸۵) ارزیابی ریسک تغییر اقلیم و تأثیر آن بر منابع آب، مطالعه موردی حوضه زاینده‌رود اصفهان. پژوهشکده مهندسی آب دانشگاه تربیت مدرس. تهران. پایان‌نامه دکتری.
3. دفتر مطالعات پایه منابع آب (۱۳۸۹) گزارش تمدید ممنوعیت دشت همدان-بهار. شرکت آب منطقه‌ای استان همدان. صفحه ۴۰.
4. Abrahart RJ and See L (2000) Comparing neural network (ANN) and Auto Regressive Moving Average (ARMA) techniques for the provision of continuous river flow forecasts in two contrasting catchment. *Hydrological Process*. 14:2157-2172.
5. Allen DM, Cannon AJ, Toews MW and Scibek J (2010) Variability in simulated recharge using different GCMs. *Water Resource Research*. 46 (10): 1-18.
6. Alley WM, Healy RW and LaBaugh JW (2002) Flow and storage in groundwater systems. *Science* 296:1985–1990.
7. Block PJ, Souza Filho FA, Sun L and Kwon HH (2009) A stream flow forecasting framework using multiple climate and hydrological models. *Journal of American Water Resource Association*. 45(4): 828–43.
8. Cannon AJ (2008) Probabilistic multisite precipitation downscaling by an expanded Bernoulli-gamma density network. *Journal of Hydrometeorology*. 9 (6): 1284–1300.

16. McDonald MG and Harbaugh AW (1988) Techniques of water resources investigations reports, Book 6: Modeling techniques, U.S. Geological Survey, Reston, Virginia, 258 p.
17. Morris BL, Lawrence ARL and Chilton PJC (2003) Groundwater and its susceptibility to degradation: a global assessment of the problem and options for management. Early Warning and Assessment Report Series, RS. 03-3. United Nations Environment Program, Nairobi, Kenya. 140 p.
18. Nourani V, Komasi M and Mano A (2009) A multivariate ANN-Wavelet approach for rainfall– runoff modeling. Water Resource Management. 23: 2877–2894.
19. Piani C, Haerter JO and Coppola E (2010) Statistical bias correction for daily precipitation in regional climate models over Europe. Theoretical and Applied Climatology Journal. 99(1):187–92.
20. Pindyck RS (2012) Uncertain outcomes and climate change policy. Journal of Environmental Economics and Management. 63(3):289–303.
21. Russell S, Crosbie, Bridget R, Scanlon, Freddie S, Mpelasoka, Robert C, Reedy, John B, Gates and Zhang L (2013) Potential climate change effects on groundwater recharge in the high plains aquifers, USA. Water Resources Research Journal. 49: 1–16. doi:10.1002/wrcr.20292.
22. Schnur R and Lettenmaier DP (1998) A case study of statistical downscaling in Australia using weather classification by recursive partitioning. Journal of Hydrology. 212–213: 362–379.
23. Scibek J and Allen DM (2006) Modeled impacts of predicted climate change on recharge and groundwater levels. Water Resource Research Journal, 42, W11405. doi:10.1029/2005WR004742.
24. Scibek J, Allen DM and Cannon A (2007) Groundwater–surface water interaction under scenarios of climate change using a high-resolution transient groundwater model. Journal of Hydrology. 333:165–181.
25. Semenov MA and Barrow EM (2002) LARS-WG: a stochastic weather generator for use in climate impact studies. Version 3.0 user manual, 28 p.
26. Shah T, Burke J and Villholth K (2007) Groundwater: a global assessment of scale and significance. In: Molden D (Eds.), Water for food, water for Life: A comprehensive assessment of water management in agriculture. Earthscan London, and International Water Management Institute, Colombo, pp: 395-424.
27. Teutschbein C and Seibert J (2012) Bias correction of regional climate model simulations for hydrological climate-change impact studies: review and evaluation of different methods. Journal of Hydrology. 456–457:12–29.
28. Toews MW and Allen DM (2009) Simulated response of groundwater to predicted recharge in a semi-arid region using a scenario of modeled climate change. Environmental Research Letters Journal. 4:035003. doi.org/10.1088/1748-9326/4/3/035003.
29. van Roosmalen L, Christensen BSB and Sonnenborg TO (2007) Regional differences in climate change impacts on groundwater and stream discharge in Denmark. Vadose Zone Journal. 6(3):554–571.
30. Wilby RL, Dawson CW and Barrow EM (2002) A decision support tool for the assessment of regional climate change impacts. Environmental Modelling and Software. 17 (2): 145–157.

31. Yates D, Gangopadhyay S, Rajagopalan B and Strzepek K (2003) A technique for generating regional climate scenarios using a nearest-neighbor algorithm. *Water Resource Research Journal.* 39 (7), 1199. doi:10.1029/2002WR001769.
32. Zektser IS and Loaiciga HA (1993) Groundwater fluxes in the global hydrologic cycle: Past, present, and future. *Journal of Hydrology.* 144: 405– 427.
33. Zorita E and von Storch H (1999) The analog method – a simple statistical downscaling technique: comparison with more complicated methods. *Journal of Climate.* 12: 2474–2489.