



مدلسازی داده های بارندگی در دشت مشهد با استفاده از تبدیلات موجک

۱. سمانه عاملی ۲. حسین ثنائی نژاد

۱. کارشناس شرکت آب منطقه ای خراسان رضوی (کارشناس ارشد)

Saman_amei@yahoo.com

۲. دانشیار، گروه مهندسی آب، دانشگاه فردوسی مشهد

sanaein@gmail.com

چکیده

الگوهای مناسب و با دقت قابل قبول برای فرایند بارش یکی از ابزارهای مهم در بخش های مختلف مدیریت منابع آب مانند آبخیزداری، مهار بحران کمبود آب و مدیریت سیلاب ها به شمار می رود. بنابراین انتخاب یک مدل مناسب که بتواند بر اساس عوامل تاثیرگذار، میزان بارندگی را به طور قابل قبولی پیش بینی کند، امری ضروری به نظر می رسد. یکی از روش های رایج در مدلسازی های بارش استفاده از سری های زمانی است.

باید توجه داشت که سیگنال های فرآیند های هیدرولوژیکی از جمله بارندگی عموماً غیر ایستا بوده و محدوده وسیعی از مقیاس های زمانی را شامل می شوند. با توجه به قابلیت های منحصر به فرد موجک ها در پردازش سیگنال ها، می توان از این تبدیلات برای دستیابی به مدل های پیش بینی دراز مدت دقیق تر بارندگی بهره جست. تبدیلات موجک قابلیت تجزیه سری زمانی به چند زیر سری زمانی با مقیاس مختلف را دارند. با بهره گیری از این قابلیت ها و با تحلیل زیر سری های زمانی، بارندگی دشت مشهد در قالب این تبدیلات مدلسازی شده است.

واژه های کلیدی: تبدیلات موجک، رواناب، سری زمانی، مدلسازی بارش

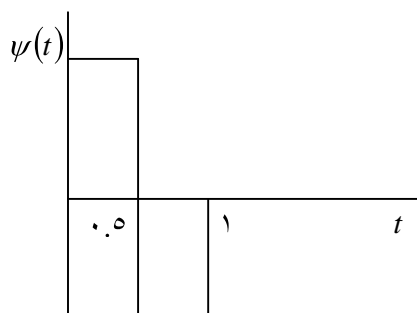
مقدمه

داده های هواشناسی همچون بارش باران و رواناب از اهمیت ویژه ای در مطالعه سیستم های آبی نظیر سدها، خطوط انتقال آب و سیستم های ذخیره سازی آب برخوردار است. طراحی این سیستم ها نیازمند تحقیق بر روی مجموعه گسترده ای از داده هاست که از محل حوزه پیش بینی شده جهت استقرار طرح مذکور جمع آوری می شود. بدین منظور ایستگاه های هواشناسی در مناطق و دشت های گوناگون پیوسته در حال گسترش اند. با این وجود در حال حاضر در بسیاری از این ایستگاه ها داده کافی در دست نیست. این امر محققان را بر آن داشته است که با بکارگیری روش های ساختگی به توسعه داده هایشان پردازند. در این مطالعه سعی بر آن شده تا با استفاده از روش نسبتاً جدید موجک به شبیه سازی این داده ها پردازیم. در پایان کلیه نتایج بدست آمده تحلیل شده است.

آنالیز موجک

یک تابع پیوسته با میانگین صفر و واریانس متناهی موجک نام دارد (رائو و بوپاردیکار ۱۹۹۸). توابع موجک متعددی وجود دارند که از آن میان موجک هار، مورلت، شانون و کلاه مکزیکی را میتوان نام برد. یکی از ساده‌ترین موجک‌ها موجک هار است که به صورت زیر (شکل ۱) تعریف می‌شود:

$$\psi(t) = \begin{cases} 1 & 0 \leq t \leq 1/2 \\ -1 & 1/2 \leq t \leq 1 \\ 0 & o.w \end{cases} \quad (1)$$



شکل ۱ موجک هار

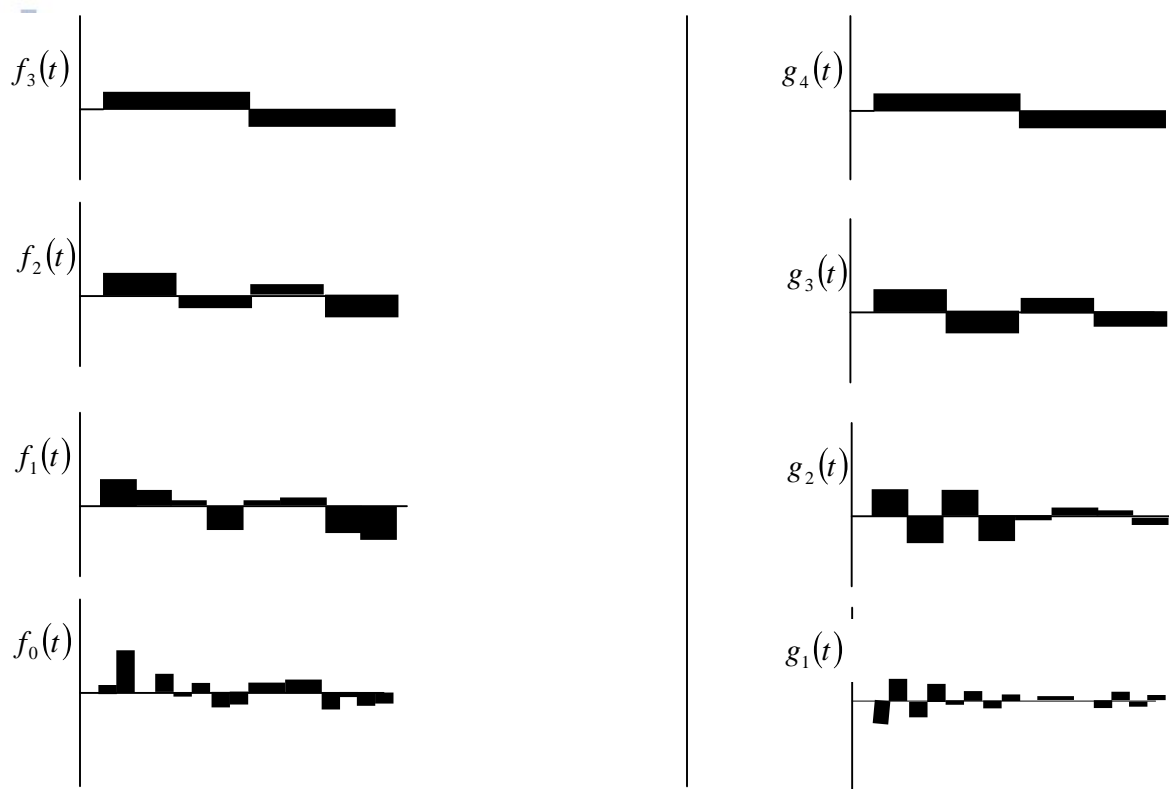
تبدیل موجک گسسته تابع $f(t)$ به صورت زیر است:

$$d(k, l) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t) 2^{-k/2} \psi(2^{-k}t - l) dt \quad (2)$$

که در آن k متغیر مقیاس و l متغیر انتقال و هر دو اعداد صحیح می‌باشند ($k > 0$ انبساط و $k < 0$ انقباض موجک را نشان می‌دهد). $\psi(2^{-k}t - l)$ تابع موجک نام دارد. موجک‌ها از تبدیل مکان و زمان موجک مادر بدست می‌آید. تبدیل معکوس به شکل زیر است:

$$f(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \sum_{l=-\infty}^{+\infty} d(k, l) 2^{-k/2} \psi(2^{-k}t - l) \quad (3)$$

در تحلیل چند ریزگی که اساس کار موجک هاست در ابتدا سیگنال مورد نظر تجزیه و سپس بازسازی می‌شود. در این مطالعه از موجک هار به دلیل سادگی آن استفاده شده است. در زیر تجزیه یک سیگنال (تحلیل چندریزیگی) با استفاده از موجک هار مفصلاً بیان شده است.



شکل ۲ تجزیه یک تابع و بازسازی یک دنباله از داده‌ها

به ازای مقدار معین k ، تابع $f_k(t)$ میانگین $f(t)$ بر بازه‌ای با طول 2^k است:

$$f_k(t) = \frac{1}{2^k} \int_{2^k l}^{2^k(l+1)} f(\tau) d\tau \quad 2^k l < t < 2^k(l+1) \quad (4)$$

با افزایش مقدار k رزولوشن کاهش می‌یابد. در سمت چپ شکل ۲ تغییر در سطح رزولوشن با تغییر در اندازه k و با استفاده از معادله ۴ نشان داده شده است. لازم به ذکر است که در شکل ۲ نمونه‌ای به حجم ۱۶ بکار رفته است.

تفاوت میان میانگین‌های متوالی $f_{k-1}(t)$ و $f_k(t)$ را تابع جزئیات می‌نامیم:

$$g_k(t) = f_{k-1}(t) - f_k(t) \quad (5)$$

در سمت راست شکل ۲ توابع جزئیات با استفاده از رابطه ۵ در رزولوشن‌های مختلف محاسبه شده است. بر اساس رابطه

۴ به ازای تمامی مقادیر t داریم $f_4(t) = 0$. همچنین می‌توان دید که

$$f(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} g_k(t) \quad (6)$$

بایزیت و اکسوی با مقایسه روابط ۳ و ۶ نشان داده اند که تحلیل چندریزی با استفاده از توابع جزئیات با تجزیه موجک بوسیله موجک هار یکسان است. بر اساس رابطه ۶ می‌توان با محاسبه مجموع تمامی توابع جزئیات سیگنال اولیه را بدست آورد. رابطه ۶ اساس الگوریتم تولید است.

الگوریتم تولید

نمونه‌ای به حجم $M = 2^K$ که در آن K یک عدد صحیح مثبت است از فرایند تصادفی $f(t)$ با میانگین صفر انتخاب می‌شود (در نمونه بیان شده در شکل ۲، $K = 4$): $f(1), f(2), \dots, f(M)$. نمونه $f_k(i)$ ؛ $(k = 0, 1, \dots, K; i = 1, \dots, M)$ از میانگین‌های 2^k عنصر متوالی یک نمونه تشکیل شده است. $f_0(i)$ نمونه اولیه و $f_k(i)$ به ازای هر i برابر صفر است (بنا به رابطه ۴ میانگین محاسبه شده برای هر یک از M عنصر برابر صفر است). تابع جزئیات $g_k(t)$ از نمونه‌ای با حجم M عنصر تشکیل شده است و با استفاده از رابطه ۴ به ازای $k = 1, 2, 3, \dots, K$ بدست می‌آید.

بنابراین به ازای هر f_i از نمونه اولیه K مقدار $g_k(i)$ تابع جزئیات متناظر با رزولوشن‌های مختلف وجود دارد. با انتخاب تصادفی M عنصر برای هر $g_k(t)$ و محاسبه مجموع آن با استفاده از رابطه ۶ مقدار شبیه سازی شده $f(t)$ بدست می‌آید.

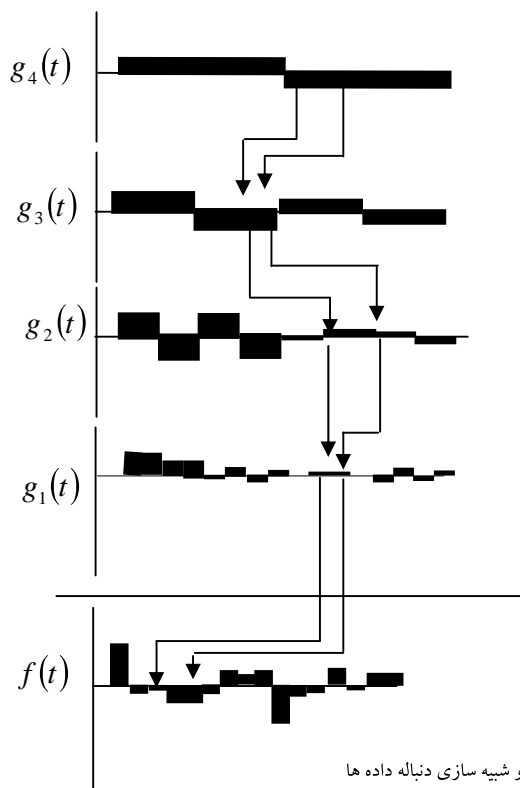
$$f(j) = \sum_{k=1}^K g_k(j) \quad (7)$$

j اندیس عناصر تولید شده است. مراحل مختلف الگوریتم تولید در زیر آمده است.

مرحله اول: برای بدست آوردن اولین عنصر دنباله، مقادیر g_k ($k = 0, 1, \dots, K$) به صورت تصادفی از M مقدار نمونه اولیه انتخاب و به منظور شبیه سازی f_1 ، مجموع آن‌ها محاسبه می‌شود. (شکل ۳)

مرحله دوم: در این مرحله برای شبیه سازی دومین عنصر به ازای هر k ، g_k ‌هایی که دقیقاً بعد از g_k انتخاب شده در مرحله قبل آمده است انتخاب و برای بدست آوردن f_2 ، مجموع آن‌ها محاسبه می‌شود. (شکل ۳)

مرحله سوم: تولید و شبیه‌سازی داده‌ها با استفاده از این روش به تعداد دلخواه ادامه می‌یابد. برای تولید هر عنصر f_j مجموع توابع جزئیاتی که دقیقاً بعد از توابع جزئیات انتخاب شده در مرحله قبل (مرحله $j-1$) آمده است محاسبه می‌شود.



شکل ۳. بازسازی و شبیه‌سازی دنباله داده‌ها

شبیه‌سازی داده‌ها

در اینجا به تولید داده‌های بارش باران در مجموعه داده‌هایی با چولگی صفر می‌پردازیم. خاطر نشان می‌شود که داده‌های مورد استفاده در این روش لزوماً باید فاقد چولگی باشند لذا در صورت عدم چولگی داده‌ها در ابتدا باید داده‌ها به داده‌هایی با چولگی صفر تبدیل و سپس از مدل موجک استفاده کرد.

برای مدل‌سازی و پیش‌بینی بارش از داده‌های سالانه و ماهانه بارش استفاده می‌شود. در این مطالعه داده‌های بارش ۳۰ سال در بخشی از دشت مشهد بکار رفته است. با توجه به جدول ۱ نتایج بدست آمده نشان می‌دهد که مدل موجک از ظرفیت بالایی در تولید و بازسازی داده‌های آماری سالانه و ماهانه داده‌های بارش برخوردار است.



جدول ۳. مشخصه های داده های شبیه سازی شده و مشاهده شده بارش سالانه (دشت مشهد)

	مقادیر شبیه سازی شده	مقادیر مشاهده شده
میانگین (mm)	۳۲۷/۷	۳۲۷/۴
انحراف استاندارد	۸۹/۴۵	۹۱/۹۹۷
ضریب چولگی	-۰/۵۰۹	-۰/۵۰۱
ماکزیمم	۵۱۰	۴۹۱/۵
مینیمم	۸۲	۶۹

نتیجه گیری

تحلیل موجک به شکل ارائه شده یک روش غیر خطی است. مزیت استفاده از یک روش غیر خطی برای تولید داده ها در این است که در این روش نیازی به انتخاب یک توزیع برای یک فرایند تصادفی و برآورد پارامترهای آن نیست. نقطه ضعف این روش در عدم حفظ چولگی داده هاست. بدین معنی که در الگوریتم تولید، ضرایب چولگی یک سری غیر نرمال بازسازی نمی شود. تغییرات ضرایب چولگی در سری داده های شبیه سازی شده بسیار زیاد است. بر اساس قضیه حد مرکزی با افزایش تعداد داده های شبیه سازی شده میانگین این ضرایب به صفر میل می کند. با استفاده از تبدیلات مناسب می توان یک سری از داده های غیر نرمال را ابتدا نرمال نموده داده های مورد نیاز شبیه سازی و سپس از تبدیل معکوس استفاده نمود. این فرآیند تقریباً می تواند ضعف مذکور را برطرف کرده و ضرایب چولگی داده های اولیه را بازسازی نماید.

منابع

- Aksoy, H. ۲۰۰۱. Storage capacity for river reservoirs by wavelet based generation of sequent-peak algorithm. *Water Resources Management*, ۱۵, ۴۲۳-۴۳۷
- Aksoy, H., Akar, T. and Unal, N.E. ۲۰۰۴a. Wavelet analysis for modeling suspended sediment discharge. *Nordic Hydrology*



**The First International Conference on
Plant, Water, Soil & Weather Modeling
International Center for Science, High Technology
Environmental Sciences
Shahid Bahonar University of Kerman
14, 15 Nov. 2010, Kerman, Iran**



اولین کنفرانس بین‌المللی مدل‌سازی گیاه، آب، خاک و هوا
مرکز بین‌المللی علوم و تکنولوژی پیشرفته و علوم محیطی
دانشگاه شهید باهنر کرمان
۲۳ و ۲۴ آبان ۱۳۸۹ - کرمان



دانشگاه شهید باهنر کرمان

-
- Aksoy, H. ۲۰۰۴. Wavelet analysis for hydrometrological data simulation. Science & practice for the ۲۱st century. Volume I
 - Rao, R.m. and Bopardikar, A.J. ۱۹۹۸. wavelet transforms, introduction to theory and applications. Addison –Weseley, Reading, MA.