文章编号:1003-6598(2016)01-0001-06

# 基于 DERF2.0 模式产品对单站旬、 月极端降水日数的预测

白 慧<sup>1,2</sup>,段 莹<sup>1</sup>,王兴菊<sup>3</sup>,陈贞宏<sup>3</sup>

(1.贵州省气候中心,贵州 贵阳 550002;2.贵州省山地气候与资源重点实验室,贵州 贵阳 550002;
3.贵州省安顺市气象局,贵州 安顺 561000)

**摘 要:**该文利用1951—2013 年贵阳站逐日降水量观测资料分析其极端降水日数的气候特征,结合 DERF2.0 月动力 延伸预测模式输出的500 hPa 高度场格点资料,将高度距平场与该站极端降水日数距平值利用线性回归及逐步回归的方法建 立5月26日起报1~40 d 的预测模型,并对预测效果进行检验。结果表明:贵阳站20世纪80年代中期至90年代中期是极端 降水日数偏多的时段,其余时段呈现偏少特征,在21世纪10年代之后极端降水日数呈增加趋势;影响贵阳站各旬极端降水日 数的天气系统在月内具有阶段性的调整和变动,相比月尺度大气环流信号的稳定性较弱;对比固定时段建模和滑动时段建模 下极端降水日数的预测结果,发现固定时段建模的预测结果与实况较为一致,尤其是月尺度预测值与实况值的相关系数较稳 定,旬尺度预测值与实况值的稳定性较弱。

关键词:DERF2.0;极端降水日数;预测模型 中图分类号:P457 文献标识码:A

### 1 引言

20世纪80年代以来,受全球气候变化和人类 活动的共同影响,全球范围内的极端天气气候事件 呈现出强度大、频次高、影响范围广等特点<sup>[1]</sup>。贵 州地处我国西南的云贵高原东麓、副热带东亚大陆 的季风区内,属亚热带湿润季风气候区。一方面, 强降水是对贵州省危害最严重的灾害性天气之一, 暴雨带来的灾害对贵州的工农业生产及人民生命 财产造成了严重的危害<sup>[2]</sup>,尤其是强降水多发的夏 天,暴雨、大暴雨出现频繁,是导致冲毁农田、倒塌 房屋,甚至引发泥石流、山体滑坡等灾害的主要诱 发因素<sup>[3]</sup>。另一方面,近年来频发的高温干旱事件 给社会经济和人民的生命财产造成巨大影响,干旱 灾害的致灾因子主要取决于一个地区的降水、气温 和蒸发等,其中降水是干旱的主要物质基础,强降 水又是重要的水资源的补充,区域性强降水过程往 往是解除农业干旱的主要途径之一<sup>[4]</sup>。因此,对降 水的短期气候预测显得越来越重要,但提高气候预 测准确率一直是短期气候预测工作的重点和难点。 近年来,动力气候预测模式已成为气象工作者的重要工具,其中月动力延伸期预测产品(DERF)在气候预测业务中得到广泛应用<sup>[5]</sup>,动力气候模式对大尺度环流的特征模拟较好,但对空间尺度较小的降水、气温等地表气候要素的预测技巧较低<sup>[6]</sup>,因而如何利用气候模式输出的具有较高预测技巧的大尺度模式信息用于中小尺度的降水预测显得十分重要。

国家气候中心业务化的月动力预测气候模式 (DERF)在短期气候预测特别是月尺度气候预测中 发挥着重要作用,许多研究表明<sup>[7]</sup>,现在的大气环流 模式对大气环流特征模拟较好,但对于气温、降水等 局地气候要素的模拟技巧很低,同时该模式水平分辨 率较粗,导致区域尺度预测准确率偏低。因此,如何 利用模式预测技巧较高的大尺度信息通过降尺度方 法来预测降水、气温等区域尺度信息显得很重要<sup>[8]</sup>。

随着我国动力气候模式预测系统的不断完善, 其月平均环流场已经具备良好的预测能力,从而为 利用动力气候模式产品间接预测气温、降水的解释 应用提供了必要条件。本文对国家气候中心滚动 下发的 DERF2.0 月动力延伸集合预测产品(预测时

收稿日期:2015-08-05

**第一作者简介:**白慧(1984—),女,工程师,主要从事气候诊断和短期气候预测相关工作,E-mail: baihui926@ aliyun.com。 资助项目:贵州省气象局青年基金项目(黔气科合 QN[2014]05 号);贵州省气象局气象科技开放研究基金(黔气科合 KF [2016]06 号)。

段为1~40 d)数据进行解报,选取贵阳站夏季降水 量最多、暴雨频率最高的6月极端降水日作为预测 对象,将 DERF2.0 输出的500 hPa 位势高度场作为 预测因子,利用线性回归和逐步回归的统计方法建 立预测模型,筛选出含有高信息量的预测因子,建 立气候场与各气候因子场的联系,进而将指定时刻 DERF2.0 输出的500 hPa 环流产品的显著影响因子 带入预测模型,实现对贵阳站6月延伸期旬、月极端 降水日数的预测,以期探索一种有效的、可行的业 务预测途径。

### 2 资料和方法

#### 2.1 资料

本文所用资料为气象观测站点资料和 DERF2.0 输出的 500 hPa 高度场格点资料,包括:①1951—2013 年贵阳站逐日降水量(20—20 时)观测资料;②格点 资料空间分辨率 1.0°×1.0°,范围为 90°S~90°N、 0°~360°E,时间范围为 1983—2013 年 5 月 26 日起 报1~40 d。

旬月极端降水日数预测模型:1983—2013 年站 点数据和格点数据的气候平均。

2.2 方法

本文在建立统计降尺度预测模型过程中主要 采用了下列方法:

①选取贵阳站为贵州区域代表站,确定代表站 相对极端降水量日数阈值,统计该站逐旬、月极端 降水量日数,作为预测对象 y。

旬、月极端降水量日数阈值确定方法:根据WMO气候委员会(CCI)/全球气候研究计划

(WCRP)气候变化与可预测性计划(CLIVAR)气候 变化检测、监测和指标专家组(ETCCDMI)有关定义 和计算方法,将极端降水日数定义为时段内日降水 量大于第90个百分位值的天数。每个站点逐月计 算第90个百分位数,即对1983—2013年每个月内 超过1mm的降水量从小到大进行排序,计算第90 个百分位对应值,作为极端降水量阀值。

②将 y 与同期全球(90°S~90°N、0°~360°E) DERF2.0 模式输出的 500 hPa 高度场格点资料进行 回归系数计算和显著性检验,从中挑选出过α= 0.05 显著性水平的格点作为逐步回归待选因子 (x<sub>1</sub>,x<sub>2</sub>,x<sub>3</sub>,…,x<sub>i</sub>)参加逐步回归,通过设定显著性水 平可有效控制获得所需参加逐步回归的因子数量。

③建立预测模型(0.1 信度检验),得出预测对 象 *y* 与预测因子 *x*<sub>1</sub>,*x*<sub>2</sub>,*x*<sub>3</sub>,…,*x*<sub>i</sub> 的多元预测方程:

$$y = b_0 + \sum_{i=1}^{p} b_i x_i$$
 (1)

式(1)中 b<sub>0</sub> 为常数,b<sub>i</sub> 为回归系数,x<sub>i</sub> 为预测因 子,对贵州省汛期时段延伸期旬、月(1~10 d、11~ 20 d、21~30 d、31~40 d 和 11~40 d)时段内极端 降水日数和 DERF2.0 集合预测产品间建立预测 模型。

④对 DERF2.0 集合预测产品的预测结果进行 独立样本检验。

### 3 贵阳站极端降水日数气候特征

贵阳站 1983—2013 年气候平均逐日降水量呈 单峰型分布(图1),雨水集中期在 4—10月,占全年 总降水量的 87%,其中盛夏 6—8月占全年总降水 量 49%(6月占 19%、7月占 17%和8月占 13%)。





考虑到降水的区域性和季节性差异,极端降水日 数采用相对指标来定义。图 2 为贵阳站 1951—2013 年逐年5月26日起算未来1~10d、11~20d、21~ 30d、30~40d各时段内的极端降水日数。总体上 看,5月26日起算未来1~40 d的极端降水总日数平 均为1.3 d,20世纪80年代中期至90年代中期是极 端降水日数偏多的时段,其余时段呈现偏少特征,但 21世纪10年代之后极端降水日数呈增加趋势。

由上述分析可见贵州夏季降水量最多、暴雨频 率最高的降水出现在6月,本文以雨水最为充沛的 6月作为预测对象,对5月26日起报未来1~40d 内旬(1~10d、11~20d、21~30d和31~40d)、月 (1~30d和11~40d)极端降水日数的预测模型的 建立及其预报能力进行讨论,有效地将DERF2.0业 务产品中提供的具有较高预测技巧的大尺度预测 信息(500hPa高度场)统计降尺度到观测站点。



图 2 贵阳站 1951—2013 年逐年 5 月 26 日起算未来 1 ~40 d 内不同时段的极端降水日数 Fig. 2 Number of extreme precipitation days for future 1 ~40 days starting on May 26 during 1951—2013 at Guiyang station

# 4 贵阳站极端降水日数预测模型的 建立

利用 DERF2.0 业务产品在 1983—2003 年 5 月 26 日起报未来 1~10 d、11~20 d、21~30 d、31~ 40 d、1~30 d 和 11~40 d 各时段的 500 hPa 高度场 (90°S~90°N,0°~360°E)资料,与同期各时段内贵 阳站极端降水日数实况值做回归分析,其回归系数 空间分布如图 3 所示,图中阴影区域为回归系数通 过 0.05 信度检验的区域。由图可见,1~10 d、11~ 20 d、21~30 d及 31~40 d 的关键区位置均存在较 大差异,说明在旬尺度下影响贵阳站各时段极端降 水日数的副热带和中高纬度大气环流具有不稳定 性,而 1~30 d 和 11~40 d 两个时段内的关键区位 置则较为相似,即月尺度大气环流信号相对稳定。 由上述分析可见,天气系统在月内具有阶段性的调 整和变动,旬尺度的大气环流信号相比月尺度稳定 性较弱。

基于贵阳站 5 月 26 日起算未来 1~10 d、11~ 20 d、21~30 d、30~40 d、1~30 d 和 11~40 d 各时 段内的极端降水日数距平与同期关键区高度距平 场(HGTa)建立预测模型,以 1983—2003 年为训练 阶段,利用逐步回归方法筛选预测因子,对 2004— 2013 年逐年的各时段内的极端降水日数距平 y 进 行独立预测,考察各关键区 HGTa(x<sub>1</sub>,x<sub>2</sub>,x<sub>3</sub>,…,x<sub>i</sub>) 的贡献率及预测模型的准确率式(1),将 2004— 2013 年逐年同期各时段内关键区 HGTa 代入所建 模型,得到极端降水日数距平预测值。图4为 2004—2013 年5月26日起报未来各时段贵阳站极 端降水日数距平的实况值与固定时段预测模型计 算所得的预测值对比。由图可见1~10 d、11~ 20 d、21~30 d、30~40 d、1~30 d和11~40 d各时 段内极端降水日数距平预测的同号率分别为4/10、 3/10、9/10、5/10、9/10 和8/10,其中21~30 d、1~ 30 d和11~40 d时段内的预测与实况趋势较为一 致,表明固定时段建模对极端降水日数异常具有较 好的预测能力。

为了检验预测因子的稳定性,进一步讨论 500 hPa高度场异常年际信号对贵阳站极端降水日 数异常的预测能力,对相应时段的预测模型进行滑 动建模(图5),即利用1983—2003年、1984—2004 年……1992—2012年时段建立逐步回归预测模型, 分别对2004—2013年逐年的贵阳站极端降水日数 距平进行预测,结果表明2004—2013年10 a间预 测同号率分别为5/10、5/10、5/10、5/10、6/10和6/ 10,其预测值和实况值的一致性较固定时段建模有 所降低,表明建模时段的选取对年际信号的提取具 有一定的影响。



图 3 1983—2013 年全球(90°S~90°N,0°~360°E)500 hPa 高度场与贵阳站 1~10 d、11~20 d、21~30 d、31~40 d、 1~30 d和11~40 d各时段内极端降水日数的回归系数空间分布(阴影区:回归系数通过α=0.05 信度检验) Fig. 3 The space distribution of regression coefficient between 500 hPa height(90°S~90°N,0°~360°E) and number of extreme precipitation days for 1~10 days, 11~20 days, 21~30 days, 31~40 days, 1~30 days and 11~40 days during 1983—2012 at Guiyang station (shaded: α=0.05)



图 4 2004—2013 年贵阳站极端降水日数距平的实况值与预测值(固定时段预测模型) Fig. 4 Prediction values and observation values of number of extreme precipitation days during 2004—2013 (Prediction model is built by regular time)



图 5 2004—2013 年贵阳站极端降水日数距平的实况值与预测值(滑动时段预测模型) Fig. 5 Prediction values and observation values of number of extreme precipitation days during 2004—2013 (Prediction model is built by moving time)

### 5 预测检验结果

 $31 \sim 40 \text{ d}$ 

 $1\sim 30~{\rm d}$ 

 $11\sim\!40~{\rm d}$ 

对比分析固定时段(1983—2003年)建模和滑动时段(1983—2003年至1992—2012年)建模分别对逐年2004—2013年各时段内极端降水日数的预测结果(表1)。从同号率来看,固定时段建模的预测结果与实况较为一致,尤其21~30d、1~30d和11~40d时段(分别为9/10、9/10和8/10);结合相关系数,固定时段建模的1~30d时段内的月尺度预测值与实况值的相关性一致、且较高(0.45),通

5/10

9/10

8/10

过 0.05 信度检验,11~40 d 时段内的月尺度预测值 与实况值的相关性次之,其余旬内的预测值与实况 值的相关性较低或相反。注意到各时段的统计值 中同号率越高,其相关系数并不一定为正、且越高, 这与相关系数的算法有关,它与同号率一样反映预 测值与实况值之间的趋势一致性,但同时它还反映 二者间趋势异常的振幅一致性,样本数过少对相关 系数能反映的真实性具有很大影响,因此,在样本 较少的预测检验业务中主要以同号率为参考依据。

5/10

6/10

6/10

	表1	各时段。	り极端降水	日数	逛平的固	定时段建构	莫和滑动即	<b>†</b> 段建模的预	测检验约	充计	
Tab. <b>1</b>	Test st	tatistics of	prediction	and o	observation	of number	of extreme	precipitation	days for	different	time

3百 河山中 F几	预测结果(固	同定时段建模)	预测结果(滑动时段建模)		
顶侧时段 —	同号率	相关系数	同号率	相关系数	
$1\sim 10~{\rm d}$	4/10	-0.352	5/10	-0.180	
$11\sim 20~{\rm d}$	3/10	-0.474	5/10	0. 716	
$21\sim 30~{\rm d}$	9/10	0. 135	5/10	-0.128	

-0.177

0.451

0.251

with the prediction model at regular time and moving time

-0.205

0.225

0.084

### 6 小结与讨论

①总体上看,1951—2013 年贵阳站 5 月 26 日 起算未来 1~40 d 的极端降水总日数平均为 1.3 d, 其中 20 世纪 80 年代中期至 90 年代中期是极端降 水日数偏多的时段,其余时段则呈偏少特征,在 21 世纪 10 年代之后极端降水日数呈增加趋势。

②贵阳站 5 月 26 日起算未来 1 ~ 10 d、11 ~ 20 d、21 ~ 30 d及 31 ~ 40 d的关键区位置均存在较 大差异,说明影响贵阳站各旬极端降水日数的副热 带和中高纬度大气环流具有不稳定性,而 1 ~ 30 d 和 11 ~ 40 d两个时段内的关键区位置则较为相似, 天气系统在月内具有阶段性的调整和变动,相比月 尺度大气环流信号的稳定性较弱。

③对比贵阳站在固定时段建模和滑动时段建 模分别对逐年2004—2013年各时段内极端降水日 数的预测结果,显示固定时段建模的预测结果与实 况较为一致,尤其是起报日未来1~30 d和11~ 40 d时段内的月尺度预测值与实况值的相关系数较 稳定,其余旬内的预测值与实况值的稳定性较弱。

本文研究利用 DERF2.0 模式输出的业务产品 (500 hPa 位势高度场)进行旬、月内的极端降水日 数统计降尺度应用,对旬内预测效果稳定性较弱, 而对月内预测效果较稳定。考虑到 DERF2.0 用于 统计降尺度中建模及独立预测样本都比较少,需有 待选取更多的样本进行检验,同时考虑到解释应用 技巧本质上依赖于模式预测能力和解释应用方法, 因而需要更多的模式产品样本来进一步研究,以期 来提高气候预测的准确性。

#### 参考文献

- [1] 刘绿柳,孙林海,廖要明,等.基于月动力模式的降水和极端 强降水日数统计降尺度预测方案比较[A].中国气象局国家气候中心暨气候研究开放实验室2009年度学术年会论文集[C], 2010:40-43.
- [2] 张艳梅, 江志红, 王冀, 等. 贵州夏季暴雨的气候特征[J]. 气候变化研究进展, 2008, 4(3): 182-186.
- [3] 白慧, 陈贞红, 李长波, 等. 贵州省主汛期暴雨的气候特征分析[J]. 贵州气象, 2012,36(3):1-6.
- [4] 彭贵芬, 刘瑜, 张一平. 云南干旱的气候特征及变化趋势研究[J]. 灾害学, 2009, 24(4): 40-44
- [5] 池俊成,史印山. EOF 迭代模型的月动力延伸预报产品释用技术[J]. 应用气象学报,2009,20(1):124-128.
- [6] 张培群,李清泉,王兰宁,等.我国动力气候模式预测系统的 研制及应用[J].科技导报,2004,(7):17-21.
- [7] 李维京,张培群,李清泉,等.动力气候模式预测系统业务化及其应用[J].应用气象学报,2005,16(增刊):1-11.
- [8] F. Frey Buness, D. Heimann, R. Sausen. A statistical dynamical downscaling procedure for global climate simulations[J]. Theoretical and Applied Climatology, 1995, 50: 171 - 131.

# Prediction of Number of Extreme Precipitation Days Every Ten Days and Month for a Single Station Based on the Monthly Dynamical Climate Model

BAI Hui<sup>1,2</sup>, DUAN Ying<sup>2</sup>, WANG Xingju<sup>3</sup>, CHEN Zhenhong<sup>3</sup>

(1. Guizhou Climate Center, Guiyang 550002, China; 2. Guizhou Key Laboratory of Mountainous Climate and Resource, Guiyang 550002, China; 3. Anshun Meteorological Bureau, Anshun 561000, China)

Abstact: The climate features of number of extreme precipitation days were analyzed by making use of daily precipitation data during 1951-2013 at Guiyang station, and in combination with 500 hPa height monthly dynamical climate model productions (DERF2.0), the prediction model was built and tested. The prediction model forecasts the  $1 \sim 40$  days starting on May 26 by means of linear regression method and stepwise regression method. The results show that the period of number of extreme precipitation days is more during the mid -80's to the mid -90's of the 20th century, the other period is less, and the trend is increasing from the late 10's of 21th century. Weather systems have the different stages of adjustments and changes in a month, whose circulation signals are weaker than monthly scale. The contrast of prediction models at regular time and moving time, finding the prediction results at regular time are the same to observation, especially the monthly scale is more stable.

Key words: DERF2.0; number of extreme precipitation days; prediction model