杨璐,宋林烨,荆浩,等,2022.复杂地形下高精度风场融合预报订正技术在冬奥会赛区风速预报中的应用研究[J]. 气象,48 (2):162-176. Yang L,Song L Y,Jing H, et al,2022. Fusion prediction and correction technique for high-resolution wind field in Winter Olympic Games area under complex terrain[J]. Meteor Mon,48(2):162-176(in Chinese).

复杂地形下高精度风场融合预报订正技术 在冬奥会赛区风速预报中的应用研究*

杨 璐¹ 宋林烨¹ 荆 浩² 陈明轩¹ 曹伟华¹ 吴剑坤¹ 1 北京城市气象研究院,北京 100089 2 北京市气象台,北京 100089

提 要:几乎所有的数值预报模式都存在系统偏差。虽然目前利用统计订正方法降低个别站点的风速偏差已经取得了一些 成功,但基于站点的订正具有空间局限性,仍迫切需要基于格点开展复杂地形下高精度风场的融合预报偏差订正。本研究提 出了一种复杂地形下北京冬奥赛区不同海拔高度高精度风场的融合预报订正技术。首先利用冬奥山地赛区及周边 133 个自 动气象站风场实况观测资料与睿图-睿思系统高精度风场预报数据相结合,利用统计偏差订正方法,获取各站点 1~12 h 的平 均系统偏差,然后再将地形降尺度后的中国气象局北京快速更新循环数值预报系统高分辨率风场利用格点偏差订正系数优 化后作为背景场融合观测资料,更好地捕捉局地地形对山区风场的影响。结果表明,本方法极大程度降低了风速的系统性偏 差,风速预报误差显著降低,12 h 风速平均绝对误差和均方根误差降低率最高达 40%以上。经过适当的修改,这种方法也可 以应用于对其他变量的偏差订正上。

DOI: 10.7519/j.issn. 1000-0526. 2021. 092902

Fusion Prediction and Correction Technique for High-Resolution Wind Field in Winter Olympic Games Area Under Complex Terrain

YANG Lu¹ SONG Linye¹ JING Hao² CHEN Mingxuan¹ CAO Weihua¹ WU Jiankun¹ 1 Institute of Urban Meteorology, CMA, Beijing 100089 2 Beijing Meteorological Observatory, Beijing 100089

Abstract: Almost all numerical prediction models have systematic errors. Although the statistical correction method has achieved some success in reducing the wind speed deviation at individual stations, it is still urgent to develop a high-resolution wind forecast bias correction method under complex terrain based on grid points. In this study, a fusion prediction and correction technique for high-resolution wind field at different altitudes in Winter Olympic Games area under complex terrain is proposed. Firstly, the statistical bias correction method is used to obtain the 1-12 h average systematic deviation of wind at each station by using the wind observation data of 133 automatic weather stations in the Winter Olympic Mountain Competition area and the high-resolution wind forecast data of RMAPS-RISE system. Then the wind of CMA-BJ model is modified by downscaling and optimized by the grid deviation correction coefficient. Finally, the optimized high-resolution wind is modified by incorporating the latest surface observational data. The

* 国家重点研发计划(2018YFF0300102)、北京自然科学基金项目(8212025、ZZH20081)共同资助 2021年1月15日收稿; 2021年9月29日收修定稿

第一作者:杨璐,主要从事多源资料融合分析与应用研究.E-mail:lyang@ium.cn

通讯作者:宋林烨,主要从事短时临近预报研究.E-mail:lysong@ium.cn

results show that this method greatly reduces the systematic deviation of wind speed and the average absolute error of wind speed forecast. The reduction rate of the average absolute error and root mean square error of wind speed within 12 hours is more than 40%. With appropriate modification, this method can also be applied to the bias correction of other variables.

Key words: complex terrain, bias correction, data fusion, Winter Olympic Games

引 言

风的预报是精细化预报产品的重要组成部分, 也是政府和公众重点关注的预报要素之一。复杂地 形条件下,风场微尺度的高度非均一性特征(刘敏 等,2010),对估计潜在风能源生产、建筑发展规范和 评估及与潜在大风有关的灾害(杨璐等,2018a; 2018b)非常重要。2022年北京冬季奥运会(简称冬 奥会)(Chen et al, 2018)举办时间临近,冬奥会雪 上项目赛区地处山地,地形比较复杂,而风的预报结 果对冬奥会室外赛事至关重要,大风天气可能会导 致冬奥会多项赛事及赛事运维服务都受到明显影 响。

目前大多数风场预报产品,都来自于区域或全 球尺度数值天气预报模式,因其拥有丰富的物理参 数化方案,能很好地捕捉中尺度天气事件,模拟气象 场的平均状态;但基于动力过程的预报本身存在初 始条件偏差和模式自身的不确定性,使得数值模式 目前还不具备捕捉大气小尺度特征和微尺度湍流运 动能力(Winstral et al, 2017)。复杂地形下风场预 报的准确率也一直是风能研究和气象研究领域的难 点和重点(程雪玲等,2015;李艳等,2015)。

中国气象局北京快速更新循环数值预报系统 (CMA北京模式,CMA-BJ),是目前华北区域的中 尺度区域数值预报业务系统,采用快速更新循环同 化预报方式运行,以欧洲中期天气预报中心(ECM-WF)的全球预报为背景场(以下简称 EC)冷启动, 同化包括地面、探空、飞机报、地基 GPSZTD等在内 的观测资料,每3h滚动更新预报(范水勇等,2009; 童文雪等,2018)。CMA-BJ 模式输出的近地面风 场,是基于模式地形,通过使用有效的(地形)粗糙度 和边界层方案,对复杂地形的影响进行参数化设置, 但实际上这种参数化方案只是有效模拟了天气尺度 系统下的地形拖曳。而在复杂地形下,许多站点位 于山区,狭窄峡湾、山谷众多,风场在微尺度上动态 及非线性的流动特性(Wood, 2000)都可能对局地 风产生极大影响。

目前,使用动力降尺度方法(Lee and Lundquist, 2017;刘郁珏等, 2019)来获取更高分辨率风场 产品及风速偏差订正的尝试。虽然在一些特定的个 例测试中已取得了一些成功,但由于缺乏批量检验 以及计算资源需求过大的原因,对于模式参数方案 的特定配置还没有被纳入常规的模式预报框架中 (Wagenbrenner et al, 2016),暂时无法满足精细化 预报的业务需求。能够捕捉天气系统精细结构信息 的高时空分辨率综合气象观测资料、多源实况融合 分析技术以及多尺度数值预报模式的快速发展和支 撑,为精细化网格预报发展提供了坚实的基础和必 要的前提条件(金荣花等,2019)。在模式预报基础 上利用实况观测资料进行空间和时间上的统计降尺 度和偏差订正(曹勇等,2016; Michelangeli et al, 2009; Curry et al, 2012; 江滢等, 2013; Winstral et al, 2017; 于丽娟等, 2017)是非常必要和有效的, 而且相比动力降尺度方法计算量更小。但目前基于 统计订正的研究主要是针对低海拔到中海拔高度地 区的低风速区域,或者只包含少量的高海拔高度地 区的大风区域(Huang et al, 2015; Trubilowicz et al, 2016)。而且之前的许多研究都是基于站点的 订正(Kirchmeier et al, 2014),但是,基于站点的订 正具有空间局限性(Winstral et al, 2017),因此迫 切需要基于整个模型网格开展偏差订正(曾晓青等, 2019)。

睿图-睿思(RMAPS-RISE)系统(陈康凯等, 2020),基于 CMA-BJ 模式和自动气象站观测资料, 利用多源数据融合技术、偏差订正技术(杨璐等, 2019;程丛兰等,2019;宋林烨等,2019)及高分辨率 地形降尺度技术,可以实现 10 分钟更新、百米级空 间尺度的冬奥会赛区风场临近、短时预报。睿图-睿 思风场一方面能够继承 CMA-BJ 模式完备的参数 化方案,将具有中尺度动力特征的初始风场降尺度 到更精细的网格点上,并利用松弛迭代算法保持风 场的质量守恒,更好地描述复杂地形特征下高分辨 率格点流场的动量和能量;另一方面又能够在百米 级尺度高精度地形条件下更快地吸收和融合观测资料,显著提升了复杂地形下风场的预报能力。但基于观测资料融合和地形降尺度的偏差订正技术对于风场预报能力的提升主要体现在短时临近预报时效内,6h以后风场预报基本为地形降尺度后的数值预报结果,预报性能较 CMA-BJ 模式改进有限。而CMA-BJ 模式在复杂地形区域对近地面风速模拟又存在较大系统性偏差,呈现出对平原、山谷风速高估及对山腰、山顶地区风速低估的现象(刘郁珏等,2019)。Neilley and Hanson(2004)提出消除系统偏差是数值模式释用方法降低整体误差的最有效途径。

本研究综合考虑多源实况融合分析技术与复杂 地形下高精度风场偏差订正技术,利用冬奥会山地 赛场区域及其周边地区不同海拔高度上收集的133 个自动气象站风场实况观测资料与睿图-睿思系统 高精度风场预报数据相结合,利用统计偏差订正方 法,获取复杂地形下133个站点1~12h的平均系 统偏差,将降尺度后的高分辨率风场利用格点偏差 订正系数优化后再作为背景场融合观测资料,以实 现复杂地形下不同海拔高度上高精度风场的融合订 正优化,更好地捕捉局地地形对山区风场的平均影 响。研究包括大量山区站点的大风天气,而且适用 于整个冬奥赛区高分辨率格点场的订正。

1 资料

文中所发展的统计偏差订正方法将最终应用于 睿图-睿思系统冬奥会赛区百米级分辨率10m风场 预报性能的改进。睿图-睿思系统是北京城市气象 研究院研发的短时临近融合预报系统,具有快速更 新、资料融合、无缝隙、集合集成预报这几个重要特 点。睿图-睿思系统以2022年北京冬奥会山地赛场 区域及其周边地区(100 km×100 km)作为运算范 围,覆盖了张家口崇礼和北京延庆海陀山这两个冬 奥会重点高山赛区(图1),目前已形成了冬奥会重 点区域百米级分辨率0~12 h短时临近无缝隙精细 分析和预报实时产品,数据格点分辨率为100 m,逐 10 min 快速更新循环,在2019—2020年冬季冬奥 会测试赛和预报员冬训期间提供了支持,尤其为 0~3 h 的地面 2 m 温度、10 m 风场短时临近预报提 供了很好的技术支撑。

文中选取的资料包括 2020 年 1-3 月睿思系统

冬奥赛区高精度风场融合预报订正技术改进前后的 2 min 平均 10 m 风场格点预报产品,以及研究范围 内参与融合和用于格点偏差订正的133个自动气象 站实况观测资料(图 1a),其中包括冬奥会延庆赛区 13 个和张家口云顶和古杨树赛区 11 个重点关注站 点。自动气象站观测数据虽然精度高、时效性强,但 也存在缺测、误测等问题。因此,文中对所用的观测 资料进行了质量控制和筛选(窦以文等,2008)。资 料质量控制所用的方法是:①缺测检查,剔除冬奥赛 区自动气象站点缺测率超过 50%的天数(如 2 月 13-15日;2月25-26日);②时间连续性检查,剔 除连续性较差(相邻两个时刻风速差大于10m・ s⁻¹,小于 0.5 m • s⁻¹;风向变化小于 10°)的站点 (如2月19日竞速2);③内部一致性检查,剔除同 一测站同时测得的参数不一致(风速为0,风向必须 为静风;风向为静风时,风速必须为0)的观测值(如 2月18日竞速2)(王伯明,2004)。

2 高精度风场偏差订正方案

睿思系统风场的准确率一方面依赖于观测资料,另一方面依赖于 CMA-BJ 模式背景场所提供的风场准确性。风场订正包括两方面:首先利用距离反比插值方法将 CMA-BJ 模式地形下3 km 分辨率的 10 m 风场产品(数值模式地形高度上的 10 m 风)插值到睿思更高分辨率和更精细的地形上,通过地形降尺度提升分辨率,用降尺度得到的睿思高精度地形高度上的风速(睿思高分辨率地形高度上的 10 m 风)去订正 CMA-BJ 模式本身诊断出的 10 m 风;然后根据实况观测资料经纬度和海拔高度信息确认观测所在位置,取出对应位置背景场的风速,剔除地形因子及水面阻力等影响以后,用观测场风场值订正背景场值,计算格点场在观测位置的误差。

也就是说,针对每个观测站,都从睿思格点中, 找出一个最能代表观测站的格点,与观测站对应值 作差,以反映格点数据与观测站数据的差值 ΔX_k , 如式(1)所示:

$$\Delta X_k = X_k^{\text{OBS}} - X_k^{\text{ST}} \tag{1}$$

然后利用已知的这些差异,针对睿思系统研究 范围内的每个格点,水平距离在12.5 km 以内最近 的 *n* 个站点,将最近 *n* 个站点的差值进行加权融合, 得到该点与观测站数据的差值。站点的距离越近, 其权重越大,其差值的置信度越高。对于睿思的某



S1-S8, G1-G3, XHT and EHT indicate Jingsu 1-Jingsu 8, Jingji 1-Jingji 3, Xiaohaituo and Erhaituo in Fig. 1b respectively; D1-D6 indicate Yunding 1-Yunding 6 in Fig. 1c; Y2-Y3 indicate Yueye 2-Yueye 3, DL indicates Dongliang 1 in Fig. 1d)

个格点(*i*,*j*),它与第 *k* 个自动气象站的距离为 *r*_{*ijk*},则第(*i*,*j*)个格点的风场差分如式(2)所示:

$$\Delta X(i,j) = \frac{\sum_{k=1}^{n} \frac{\Delta X_{k}}{r_{ijk}^{2}}}{\sum_{k=1}^{n} \frac{1}{r_{ijk}^{2}}}$$
(2)

将风场差分场 $\Delta X(i,j)$ 与 CMA-BJ 模式预报 的风场 $X_{sr}^{i_0}(i,j)$ 相加就可以得到睿思的风场分析 场,如式(3)所示:

$$X_{\rm ANA}^{t_0}(i,j) = X_{\rm ST}^{t_0}(i,j) + \Delta X(i,j)$$
(3)

但基于观测资料融合和地形降尺度的偏差订正 技术对于风场模拟能力的提升主要体现在短时临近 预报时效内,风场 1~6 h 的临近预报模块是基于融 合分析场的外推预报和数值模式预报的加权平均, 当预报时效 $t_i < 6$ h 时,风场的计算如式(4)所示:

$$\begin{aligned} X^{t_i}_{\text{FORC}}(i,j) &= f_{\text{T}}(t_i) X^{t_0}_{\text{ANA}}(i,j) + \\ & [1 - f_{\text{T}}(t_i)] X^{t_i}_{\text{ST}}(i,j) \quad (4) \end{aligned}$$

式中: $X_{FORC}^{t_i}(i,j)$ 为预报时效为 t_i 时的风场预报值, $X_{ST}^{t_i}(i,j)$ 为第 t_i 预报时效 CMA-BJ 模式插值到睿 思格点上初猜场的值, $X_{ANA}^{t_0}(i,j)$ 为风场分析场值, f_T 为权重系数,计算方法如式(5)所示:

 $f_{\rm T}(t_i) = \max\{0, \min[1, 1 - (t_i - 2)]/4\}$ (5)

从权重系数公式可以得出, t_i 为 0~6 h时,预 报中外推预报的权重系数从 1 线性递减至 0。 t_i = 3 h,权重系数降为 0.75;如 t_i = 3 h时,睿思预报风 场计算公式如式(6)所示:

 $X_{\text{FORC}}^{\prime_3}(i,j) = 0.75 X_{\text{ANA}}^{\prime_0}(i,j) + 0.25 X_{\text{ST}}^{\prime_3}(i,j)$ (6)

 $t_i = 6$ h,权重系数衰减为 0,所以当 $t_i \ge 6$ h,风 场的计算方法如式(7)所示,即 6 h 及以后风场预报 完全表现为 CMA-BJ 模式降尺度到睿思高分辨率 后的结果。

$$X_{\text{FORC}}^{t_{i}}(i,j) = X_{\text{ST}}^{t_{i}}(i,j)$$
(7)

研究表明,CMA-BJ 模式在复杂地形区域对近 地面风速模拟存在较大系统性偏差,呈现出对平原、 山谷风速高估及对山腰、山顶地区风速低估的现象 (刘郁珏等,2019)。根据睿思风场的订正原理,若想 进一步提升睿思风场的预报性能,可以尝试从提升 背景场预报性能入手,假设先消除背景场的系统偏 差,再将其作为睿思系统的背景场,对于提升睿思风 场预报性能可能会有一些帮助。

而睿思系统包含大量的高海拔地区,不同海拔 高度上格点的风速大小不仅受热力影响,在很大程 度上还受山谷逆温、复杂地形等因素的影响(刘敏 等,2010),如果只针对个别站点计算系统偏差,并不 能提升整个网格范围内风场预报的准确率,需要根 据不同观测站的位置来具体判断偏差订正系数。所 以本研究利用睿思系统冬奥会区域不同海拔高度上 收集的 133 个自动气象站风场实况观测资料与睿思 系统高精度风场预报数据相结合,利用统计偏差订 正方法,获取复杂地形下睿思系统冬奥会区域 133 个站点 2020 年 1—3 月,每个站点 1~12 h 的睿思 预报平均风速 \overline{WS}_{RISE} 与观测平均风速 \overline{WS}_{OBS} 的比 值,并将其定义为站点偏差系数 S_{10k} ,如式(8)所示:

$$S_{10k} = \frac{WS_{\text{RISE}}}{\overline{WS}_{\text{OBS}}} \tag{8}$$

然后将 S_{10k}通过距离反比插值方法,插值到睿 思高分辨率格点场上,获取格点偏差订正系数 C₁₀, 如图 2 和式(9)所示:



Fig. 2 Grid point bias correction coefficient C_{10} in the Winter Olympic Games area of RMAPS-RISE system

$$C_{10} = \frac{\sum_{k=1}^{n} \frac{S_{10k}}{r_{ijk}^2}}{\sum_{k=1}^{n} \frac{1}{r_{ijk}^2}}$$
(9)

式中 r_{ik} 与第(i,j)个格点与第k个地面测站的距 离。为了最大程度地降低 133 个观测站点上的系统 偏差和预报误差,偏差订正系数插值到格点后,133 个站点重新赋值为统计得到的站点偏差订正系数, 即这133个站不做插值和平滑处理。如延庆赛区竞 速1自动站海拔高度为2177m(山顶站),统计得到 的偏差订正系数为1.6; 竞速5自动站海拔高度为 1669 m(山腰站),统计得到的偏差订正系数为 0.99, 竞速 8 自动站海拔高度为 1289 m(山脚站),统计得 到的偏差订正系数为 0.4,张家口赛区云顶 3 自动 站,海拔高度为2076 m(山腰站),与竞速1海拔相 差 100 m,统计得到的偏差订正系数为 0.78。最后 将降尺度后的高分辨率风场利用偏差订正系数优化 之后再作为背景场,利用多源数据融合技术进一步 做融合订正,更好地捕捉局地地形对山区风场的影 响。订正后的风场预报场计算公式如式(10)所示:

$$X_{_{\mathrm{FORC}}}^{t_i}(i,j) = f_{\mathrm{T}}(t_i) X_{_{\mathrm{ANA}}}^{t_0}(i,j) +$$

$$\left[1 - f_{\mathrm{T}}(t_i)\right] C_{10} X_{\mathrm{ST}}^{t_i}(i,j) \tag{10}$$

图 3 分别给出了 2020 年 1 月 18 日 10 时冬奥 会赛区 CMA-BJ 模式 10 m 风场, 睿图-短期模式地 形降尺度后的10 m风场, 睿思系统 10 m 风场分析



Fig. 3 Wind field directly output from CMA-BJ model (a), downscaling wind field of CMA-BJ model to RMAPS-RISE grid point (b), high-precision RMAPS-RISE wind analysis field (c), RMAPS-RISE wind field before (e) and after (f) bias correction, and the actual wind field of automatic weather station (d) in Winter Olympic Games area at 10 UTC 18 January 2020

场,自动气象站实况观测 10 m 风场及睿思系统偏差订正前后的 10 m 风场预报场,其中填色表示风速值大小。对比图 3a 和 3b 可以看出,经过地形降

尺度后的 CMA-BJ 模式风场继承了 CMA-BJ 模式 完备的参数化方案,将具有中尺度动力特征的初始 风场(图 3a)降尺度到更精细的网格点上(图 3b),能 够更好地描述复杂地形特征下高分辨率格点流场的 动量和能量;在次千米级尺度高精度地形条件下进 一步融合观测资料后的睿思风场(图 3c),可以在很 大程度上弥补山区自动气象站观测网稀疏(图 3d) 以及 CMA-BJ 模式预报产品分辨率不足(图 3a)的 缺陷,为冬奥会赛事服务提供更加精细化的风场产 品。而经过高精度风场偏差订正后的睿思风场(图 3f),能够进一步消除 CMA-BJ 模式的系统性偏差, 如图 3e 红色框区中,偏差订正前,风速相比自动气 象站实况风场(图 3d)及睿思风场分析场(图 3d)明 显偏大,但经过偏差订正后风速与实况更加吻合,能 够更好地捕捉局地地形对山区风场的平均影响。

3 结 果

利用高精度风场偏差订正技术方案,回算2020 年1—3月逐10min更新、100m分辨率的睿思风 场产品,计算并输出133个自动气象站点上1~12h 预报时效观测平均风速、睿思预报风速平均值、风速 平均偏差、风速平均绝对偏差、风速平均绝对误差及 均方根误差,与风场技术方案改进前同时期睿思风 速预报结果进行对比分析。

3.1 偏差和绝对偏差

图 4 给出了睿思系统风场技术方案改进前后所 有站点 1~12 h 风速平均偏差和平均绝对偏差。从 图中偏差对比可以看出,改进前 2020 年 1—3 月睿 思预报风速系统性偏大,1~6 h 内偏差随预报时效 偏差不断增加,6 h 以后,偏差基本维持在 1.4 m • s^{-1} 左右。经过统计偏差订正后,风速系统性偏差基本消除,1~5 h 内,风速系统性略偏小 0.1 m • s^{-1} 左右;5 h 以后,偏差基本为 0。从图中绝对偏差对比可以看出,改进后,风速绝对偏差较改进前大幅度降低,12 h 以内都维持在 0.5 m • s^{-1} 以下。

图 5 和图 6 给出了风场技术方案改进前后睿思 区域所有站点、延庆赛区站点及张家口云顶和古杨 树赛区站点 1~12 h 风速平均偏差的空间分布图。 从站点偏差的空间分布图可以看出,各个站点平均 偏差程度不同,大部分站点表现为系统性偏大,小部 分站点表现为系统性偏小,偏差值分布在[-4 m• s⁻¹,4 m•s⁻¹]区间,如:延庆赛区竞速1 睿思预报 风场较观测系统性偏小3.1 m•s⁻¹,改进后竞速1



Fig. 4 The 1—12 h wind speed deviation (solid line)

and absolute deviation (dotted line) before (black line) and after (red line) correction at all stations in Winter Olympic Games area from January to March 2020



after (b) correction at all stations in Winter Olympic Games area from January to March 2020





(图中填色为地形高度)

Fig. 6 Spatial distribution of 1-12 h wind speed deviation before (a, c, e) and after (b, d, f) correction in Yanqing competition area (a, b), Yunding (c, d) and Guyangshu (e, f) competition areas

in Zhangjiakou from January to March 2020

(Colored area indicates terrain height)

系统性偏差降低为1.26 m \cdot s⁻¹; 竞速 7 较观测系统 性偏大 2.88 m • s⁻¹,改进后降低为 0.48 m • s⁻¹; 2.97 m • s⁻¹,改进后降低为 0.46 m • s⁻¹;越野 3

崇礼赛区越野2睿思预报风场较观测系统性偏大

较观测系统性偏大 3.40 m · s⁻¹;改进后降低为 1.03 m · s⁻¹。

3.2 预报误差和风速改善率

图 7 给出了风场技术方案改进前后睿思系统范 围内所有站点1~12h预报风速平均绝对误差、均 方根误差以及风速平均绝对误差和均方根误差改善 率。从图7可以看出,风场技术方案改进前风速平 均绝对误差和均方根误差在 6 h 前随预报时效不断 增大,12 h 以内平均绝对误差在 2.5 m · s^{-1} 以下, 均方根误差在 $3 \text{ m} \cdot \text{s}^{-1}$ 以下。经过高精度风场统 计偏差订正后,风速平均绝对误差和均方根误差降 低明显,12 h 以内,平均绝对误差降低至 1.5 m • s^{-1} 以下,均方根误差降低至 1.7 m · s^{-1} 以下。越 临近的时次,风速误差改善率越小,3h前风速误差 改善率在 20%以下,6 h 以后达 40%以上。这也进 一步说明,基于观测资料融合和地形降尺度的偏差 订正技术对于风场模拟能力的提升主要体现在短时 临近预报时效内,越临近的时次,系统性偏差越小, 偏差订正效果越不明显。

图 8 给出了延庆赛区高山滑雪竞速赛道三个站 点(竞速 1、5、8)和高山滑雪竞技赛道三个站点(竞 技 1、2、3)的 1~12 h 风速平均绝对误差和误差改善 率。从图中可以看出,竞速 5 和竞技 1,风场技术方 案改进前后,平均绝对误差变化不明显。竞速1、8、 竞技2和3,经过高精度风场统计偏差订正后,平均 绝对误差降低明显,其中竞速1平均绝对误差12h 以内由5m•s⁻¹降低为3m•s⁻¹,竞速8、竞技2和 3,平均绝对误差12h以内降低为1m•s⁻¹以下。

3.3 竞速1六级和八级以上大风风速和风向预报 评分

延庆赛区高山滑雪竞速 1 为高海拔山顶站,发 生大风的概率较大,而大风事件会严重影响冬奥赛 事的决策和赛程安排,所以文中特针对竞速 1 六级 以上和八级以上大风分别对照中国气象局 QX/T 229-2014 风预报检验方法进行了风速和风向预报 评分检验。

表1给出了竞速1(山顶站)2020年1—3月六级(10.8 m·s⁻¹)以上和八级(17.2 m·s⁻¹)以上大风风速和风向评分。由于高精度风场偏差订正技术方案只针对风速进行调整,所以风场技术方案改进前后对风向无明显影响。从表中可以看出,经过高精度风场统计偏差订正后,对于竞速1,六级以上和八级以上大风风速评分,1~2 h相对技术方案调整前,略有降低(这主要与偏差订正时,偏差订正系数取的是1~12 h平均值,而实际上临近时次由于自动气象站融合订正权重系数较大,系统偏差较后面



at all stations in Winter Olympic Games area from January to March 2020

(Gray and orange histograms indicate improvement rates of mean absolute error

and root mean square error, respectively)



Fig. 8 The 1-12 h average absolute error and improvement rate (histogram) of wind speed error before (solid line) and after (dashed line) correction at different stations in Yanqing competition area from January to March 2020

表 1 竞速 1 号站 2020 年 1—3 月六级以上和八级以上大风风速和风向评分
Table 1 Wind speed and wind direction score of wind scale above 6 and
above 8 in Jingsui 1 Station from January to March 2020

时效/h	六级以上				八级以上			
	风速		风向		风速		风向	
	改进前	改进后	改进前	改进后	改进前	改进后	改进前	改进后
1	0.71	0.64	0.97	0.96	0.46	0.40	0.99	0.99
2	0.65	0.58	0.95	0.94	0.39	0.38	0.99	0.98
3	0.50	0.57	0.94	0.93	0.23	0.42	0.98	0.98
4	0.36	0.54	0.92	0.91	0.13	0.55	0.98	0.96
5	0.24	0.51	0.91	0.91	0.04	0.56	0.98	0.96
6	0.20	0.46	0.88	0.89	0.02	0.62	0.96	0.95
7	0.19	0.46	0.87	0.89	0.02	0.61	0.95	0.95
8	0.18	0.47	0.88	0.89	0.02	0.62	0.96	0.95
9	0.18	0.47	0.88	0.88	0.02	0.62	0.96	0.95
10	0.18	0.48	0.89	0.88	0.02	0.62	0.95	0.96
11	0.18	0.47	0.89	0.88	0.02	0.62	0.95	0.96
12	0.17	0.48	0.89	0.88	0.02	0.61	0.95	0.95

时次要小很多,所以对于风速比较大的站点,偏差订 正以后,1~2h会造成了一定的负订正效果)。3h 后,六级以上和八级以上大风风速评分都有很大提 高。六级以上大风,5h前,风速评分基本在0.5以上,6h后,基本接近0.5。八级以上大风,5h前,风速评分基本在0.5以上,6h后,基本在0.6以上。

3.4 延庆赛区典型站点不同起报时效平均绝对误差

图 9 给出了延庆赛区竞速 1(山顶站)、竞速 5 (山腰站)、竞速 8(山脚站)及竞技 3(山脊站)四个站 点 00、03、06、09、12、15、18 时不同起报时效的平均 绝对误差。

意速 1 为高海拔山顶站,山谷风的方向主要受 背景风场影响,白天和夜间均表现为偏西气流,夜间 山风更为强盛,风速略大于白天。从竞速 1 站点不 同起报时效平均绝对误差可以看出,不同起报时效 平均绝对误差起伏较其他站点略大一些,00 时起报 的 1~12 h 预报(白天)平均绝对误差在所有起报时 次中最小,12 h 以内,平均绝对误差都在 3 m • s⁻¹ 以下;12 时起报的 1~12 h 预报(夜间)平均绝对误 差在所有起报时次中最大,误差最大的时刻出现在 19 时左右(平均绝对误差为 3.74 m • s⁻¹)。其他三 个站点,竞速 5 为山腰站,竞速 8 为山脚站,竞技 3 为山脊站,不同起报时效平均绝对误差起伏不大,尤 其是竞速 8 和竞技 3 不同起报时次的 12 h 预报平 均绝对误差都较小,基本在 1.3 m • s⁻¹以下。

4 大风个例分析

2020年1月18—20日受西北干冷空气影响, 延庆赛区出现大风,云顶山顶降雪,局地短时低能见 度现象。竞速1自动站自18日10时开始2min平 均风速超过17.2m・s⁻¹,八级以上大风一直持续 至19日05时;19日06时至20日风力等级一直维 持在七级以上。

图 10 分别给出了 1 月 18—20 日此次大风个例 竞速 1、5、8,竞技 1、2、3 睿思风场技术方案改进前 后 1~12 h风场预报的平均绝对误差。

从图 10 可以看出,风场技术方案改进后,对于 冬奥延庆赛区预报重点关注站点,除竞速 5,其他站 点平均绝对误差都有很大程度的降低,竞速 1,12 h 以内平均绝对误差从 6 m \cdot s⁻¹降低到了 3 m \cdot s⁻¹ 以下;竞技 1,平均绝对误差从 3.5 m \cdot s⁻¹降低到了 2.5 m \cdot s⁻¹以下;竞技 2、3 和竞速 8,平均绝对误差 都降低到了 1.5 m \cdot s⁻¹以下。

图 11 和图 12 分别给出了竞速 1 和竞速 8 站点 1 月 18 日 03、05、07、10 时不同起报时效睿思 0~ 12 h 分析和预报场风场与实况观测风场的时间序 列图。从图中可以看出,整体来看,竞速 1 睿思预报 的风向与实况基本吻合,都为西北风,山谷风风向变 化本身比较小,风力等级较大,风速大部分时次与实 况偏差在 2 m・s⁻¹以内,个别时次偏差较大,为 3~ 4 m・s⁻¹。竞速 8 为山脚站,实况风向基本为北东 北或偏南风,而睿思预报风向大都为西北风或北东 北风,风向误差相对竞速 1 号站较大,风力等级相比 竞速 1 小很多,风速与实况比较吻合。



图13给出了延庆赛区1月18日睿思风场03、

图 9 2020 年 1—3 月延庆赛区典型站点(竞速 1、5、8、竞技 3)不同起报 时效(00、03、06、09、12、15、18、21 UTC)风速平均绝对误差

Fig. 9 Average absolute error of different starting time (00, 03, 06, 09, 12, 15, 18, 21 UTC) of typical stations (Jingsu 1, 5, 8, Jingji 3) in Yanqing competition area from January to March 2020



Fig. 10 Average absolute error of 1-12 h forecast wind field before (solid line) and after (dashed line) correction of RISE wind field in Yanqing competition area in 18-20 January 2020



observed wind field (red) of Jingsu 1 Station in Yanqing competition area

at 03 UTC (a), 05 UTC (b), 07 UTC (c) and 10 UTC (d) 18 January 2020









05、07、10时格点分析场产品,可用于分析赛区整体的环流形势,图中红色标注的S1~S8表示竞速1~ 竞速8,G1~G3表示竞技1~3,XHT表示小海坨站,EHT表示二海坨站。从格点分析场可以看到, 此次大风个例,受西北干冷空气影响,竞速1山顶站 点风向维持为西北风,风速较其他站点明显更大;竟 速5山腰站点风向也为偏北风;竞速8山脚站点风 速小,大小为1m・s⁻¹左右,风向为偏南风或偏东 风;竞技1山脊站,风向维持为西北偏西风,风速大 小为6m・s⁻¹左右。

5 结论与讨论

本文描述了一种综合考虑多源实况融合分析技 术与复杂地形下高精度风场偏差订正相结合的方 法,利用北京冬奥会山地赛区及其周边地区不同海 拔高度上收集的133个自动加密气象站风场实况观 测资料与睿图-睿思系统高精度风场预报数据相结 合,利用统计偏差订正方法,获取复杂地形下133个 站点1~12h的平均系统偏差,将降尺度后的高分 辨率风场利用格点偏差订正系数优化后再作为背景 场融合观测资料,以实现复杂地形下不同海拔高度 高精度风场的融合订正优化。通过批量对比检验、 冬奥赛区站点检验、典型大风个例检验,结果表明:

(1)本方法极大程度地降低了睿图-睿思高分辨 率格点风速预报的系统性偏差和预报误差,12 h内 风速平均绝对误差降低率最高达 44.7%以上,均方 根误差降低率最高达 42.5%。延庆赛区,竞速 5 和 竞技 1,风场技术方案改进前后,平均绝对误差变化 不明显。竞速 1、8、竞技 2 和 3,技术方案改进后,平 均绝对误差降低明显;其中竞速 8、竞技 2 和 3,技术 方案改进后,平均绝对误差在 12 h 预报时效以内基 本维持在 1 m • s⁻¹以下。

(2)由于所有站点的偏差订正系数取的都是 1~12h平均值,而不是针对每个预报时效、不同风 力等级给出一个偏差订正系数,而实际上睿图-睿思 风场预报前2h受自动气象站融合订正影响比较 大,风速偏差要较后面预报时次小很多,所以在偏差 订正以后,对于平均风速比较大的站点,如竞速1, 在1~2h会造成一定的负订正效果;另外在不同风 力等级区间,不同站点系统性偏差也会有所不同,对 于风速预报订正效果也会造成一定影响。因此,后 续工作将进一步考虑发展不同站点、不同风力等级、 不同预报时效的格点偏差系数统计研究。

(3)本风场技术方案受制于数值预报背景场的 系统性偏差,若更换数值预报背景场,需要重新获取 各个站点的偏差订正系数。技术方案经过适当修 改,也可用于对更长预报时效或其他要气象素场的 偏差订正。

参考文献

- 曹勇,刘凑华,宗志平,等,2016. 国家级格点化定量降水预报系统 [J]. 气象,42(12):1476-1482. Cao Y,Liu C H,Zong Z P,et al, 2016. State-level gridded quantitative precipitation forecasting system[J]. Meteor Mon,42(12):1476-1482(in Chinese).
- 陈康凯,宋林烨,杨璐,等,2020. 一种基于高斯模糊的复杂地形下高 分辨率三维插值方法的研究与试验应用[J]. 高原气象,39(2): 367-377. Chen K K,Song L Y,Yang L, et al,2020. Research and application of a three-dimensional interpolation method for highresolution temperature in complex terrain based on Gaussian fuzzy[J]. Plateau Meteor,39(2):367-377(in Chinese).
- 程丛兰,陈敏,陈明轩,等,2019. 临近预报的两种高时空分辨率定量 降水预报融合算法的对比试验[J]. 气象学报,77(4):701-714. Cheng C L, Chen M, Chen M X, et al, 2019. Comparative experiments on two high spatiotemporal resolution blending algorithms for quantitative precipitation nowcasting[J]. Acta Meteor Sin,77(4):701-714(in Chinese).
- 程雪玲,胡非,曾庆存,2015.复杂地形风场的精细数值模拟[J]. 气候 与环境研究,20(1):1-10. Cheng X L, Hu F, Zeng Q C,2015. Refined numerical simulation of complex terrain flow field[J]. Clim Environ Res,20(1):1-10(in Chinese).
- 窦以文,屈玉贵,陶士伟,等,2008. 北京自动气象站实时数据质量控 制应用[J]. 气象,34(8):77-81. Dou Y W,Qu Y G,Tao S W,et al,2008. The application of quality control procedures for realtime data from automatic weather stations[J]. Meteor Mon,34 (8):77-81(in Chinese).
- 范水勇,陈敏,仲跻芹,等,2009.北京地区高分辨率快速循环同化预 报系统性能检验和评估[J]. 暴雨灾害,28(2):119-125. Fan S Y, Chen M, Zhong J Q, et al,2009. Performance tests and evaluations of Beijing local high-resolution rapid update cycle system [J]. Torr Rain Disaster,28(2):119-125(in Chinese).
- 江滢,宋丽莉,程兴宏,2013. 风电场风速预报集合订正方法的尝试性 研究[J]. 资源科学,35(3):673-680. Jiang Y,Song L L,Cheng X H,2013. An integrated and revised method of forecasting wind speed for wind farms[J]. Resour Sci, 35(3):673-680(in Chinese).
- 金荣花,代刊,赵瑞霞,等,2019. 我国无缝隙精细化网格天气预报技 术进展与挑战[J]. 气象,45(4):445-457. Jin R H,Dai K,Zhao R X,et al,2019. Progress and challenge of seamless fine gridded weather forecasting technology in China[J]. Meteor Mon,45 (4):445-457(in Chinese).
- 李艳,成培培,路屹雄,等,2015.典型复杂地形风能预报的精细化研

- 刘敏,孙杰,杨宏青,等,2010. 湖北省不同地形条件下风随高度变化 研究[J]. 气象,36(4):63-67. Liu M, Sun J, Yang H Q, et al, 2010. The study on wind speed change with height under different terrain conditions in Hubei Province[J]. Meteor Mon, 36 (4):63-67(in Chinese).
- 刘郁珏,苗世光,刘磊,等,2019. 修正 WRF 次网格地形方案及其对 风速模拟的影响[J].应用气象学报,30(1):70-81. Liu Y J, Miao S G, Liu L, et al, 2019. Effects of a modified sub-grid-scale terrain parameterization scheme on the simulation of low-layer wind over complex terrain[J]. J Appl Meteor Sci, 30(1):70-81 (in Chinese).
- 朱林烨,陈明轩,程丛兰,等,2019.京津冀夏季雷达定量降水估测的 误差统计及定量气候校准[J]. 气象学报,77(3):497-515. Song L Y, Chen M X, Cheng C L, et al, 2019. Characteristics of summer QPE error and a climatological correction method over Beijing-Tianjin-Hebei Region[J]. Acta Meteor Sin,77(3):497-515 (in Chinese).
- 童文雪,李刚,孙娟珍,2018.针对对流降水预报的 BJ-RUC 系统 1 小 时更新循环方案研究[J]. 热带气象学报,34(2):177-187. Tong W X,Li G,Sun J Z,2018. The design of hourly update BJ-RUC system for improving convective precipitation forecasting[J]. J Trop Meteor,34(2):177-187(in Chinese).
- 王伯明,2004. 基本气象资料质量控制综合判别法的研究[J]. 应用气 象学报,15(S1):50-59. Wang B M,2004. A study on synthetic differentiation method for basic meteorological data quality control[J]. J Apply Meteor Sci,15(S1):50-59(in Chinese).
- 杨璐,陈敏,陈明轩,等,2019. 高时空分辨率三维风场在强对流天气 临近预报中的融合应用研究[J]. 气象学报,77(2):243-255. Yang L,Chen M,Chen M X,et al,2019. Fusion of 3D high temporal and spatial resolution wind field and its application in nowcasting of severe convective weather[J]. Acta Meteor Sin,77 (2):243-255(in Chinese).
- 杨璐,陈明轩,孟金平,等,2018a.北京地区雷暴大风不同生命期内的 雷达统计特征及预警提前量分析[J]. 气象,44(6):802-813. Yang L, Chen M X, Meng J P, et al, 2018a. Radar statistical characteristics and warning lead analysis of thunderstorm gales in different life periods in Beijing[J]. Meteor Mon,44(6):802-813(in Chinese).
- 杨璐,韩丰,陈明轩,等,2018b. 基于支持向量机的雷暴大风识别方 法[J]. 应用气象学报,29(6):680-689. Yang L, Han F, Chen M X, et al, 2018b. Thunderstorm gale identification method based on support vector machine[J]. J Appl Meteor Sci, 29(6):680-689(in Chinese).
- 于丽娟,尹承美,林应超,等,2017.中国区域近地面风速动力降尺度

研究[J]. 干旱气象,35(1):23-28,56. Yu L J, Yin C M, Lin Y C, et al, 2017. Study of dynamical downscaling on near surface wind speed over China[J]. J Arid Meteor, 35(1):23-28,56(in Chinese).

- 曾晓青,薛峰,姚莉,等,2019.针对模式风场的格点预报订正方案对 比[J].应用气象学报,30(1):49-60.Zeng X Q,Xue F,Yao L, et al,2019. Comparative study of different error correction methods on model output wind field[J]. J Appl Meteor Sci,30(1): 49-60(in Chinese).
- Chen M X, Quan J N, Miao S G, et al, 2018. Enhanced weather research and forecasting in support of the Beijing 2022 Winter Olympic and Paralympic Games[J]. WMO Bulletin, 67(2):58-61.
- Curry C L, van der Kamp D, Monahan A H, 2012. Statistical downscaling of historical monthly mean winds over a coastal region of complex terrain. I. Predicting wind speed[J]. Climate Dyn, 38(7-8):1281-1299.
- Huang H Y, Capps S B, Huang S C, et al, 2015. Downscaling nearsurface wind over complex terrain using a physically-based statistical modeling approach[J]. Climate Dyn, 44(1-2):529-542.
- Kirchmeier M C, Lorenz D J, Vimont D J, 2014. Statistical downscaling of daily wind speed variations[J]. J Appl Meteor Climatol, 53(3):660-675.
- Lee J C Y,Lundquist J K,2017. Observing and simulating wind-turbine wakes during the evening transition[J]. Bound-Layer Meteor,164(3):449-474.
- Michelangeli P A, Vrac M, Loukos H, 2009. Probabilistic downscaling approaches: application to wind cumulative distribution functions[J]. Geophys Res Lett, 36(11):L11708.
- Neilley P, Hanson K A, 2004. Are model output statistics still needed? [C]//20th Conference on Weather Analysis and Forecasting/16th Conference on Numerical Weather Prediction. Seattle: Numerical Weather Prediction.
- Trubilowicz J W, Shea J M, Jost G, et al. 2016. Suitability of North American Regional Reanalysis (NARR) output for hydrologic modelling and analysis in mountainous terrain [J]. Hydrol Process, 30(13): 2332-2347.
- Wagenbrenner N S,Forthofer J M,Lamb B K,et al,2016. Downscaling surface wind predictions from numerical weather prediction models in complex terrain with WindNinja[J]. Atmos Chem Phys,16(8):5229-5241.
- Winstral A, Jonas T, Helbig N, 2017. Statistical downscaling of gridded wind speed data using local topography[J]. J Hydrometeorol, 18(2): 335-348.
- Wood N,2000. Wind flow over complex terrain: a historical perspective and the prospect for large-eddy modelling[J]. Bound-Layer Meteor,96(1):11-32.

(本文责编:俞卫平)