# 雲解像数値モデルによる降雨量予測実験 -2004 年 10 月 9 日の台風 22 号の事例解析 -

清水慎吾\*・加藤 敦\*・前坂 剛\*・木枝香織\*\*・岩波 越\*

## Quantitative Precipitation Forecast Using Cloud-Resolving Storm Simulator for the Case of T0422

Shingo SHIMIZU\*, Atsushi KATO\*, Takeshi MAESAKA\*, Kaori KIEDA\*\*, and Koyuru IWANAMI\*

\* Storm, Flood and Landslide Research division National Research Institute for Earth Science and Disaster Prevention, Japan shimizus@bosai.go.jp

#### Abstract

We evaluated accuracy of Quantitative Precipitation Forecast (QPF) using Cloud Resolving Storm Simulator (CReSS) with a 1 km resolution for the T0422 which caused heavy precipitation over Kanto region, Japan on 9 October, 2004. Predicted accumulated rainfall amount was validated by Japan Meteorological Agency Automated Meteorological Data Acquisition System (AMeDAS). Five middle-range (several hours) forecasts using initial conditions from 6 to 2 hours before severe rainfall event provided 5.8-20 % error in accumulated rainfall amount, compared to that observed. For short-range forecast, the forecast using initial condition using initial condition 1 hour before the heavy precipitation (CReSS\_1h) caused the 60 % error in the accumulated rainfall. Hybrid model using CReSS and nowcasting reduced 30-50 % forecast error compared to the CReSS\_1h.

Key words : Quantitative Precipitation Forecast (QPF), Cloud-Resolving Storm Simulator, Nowcasting, Hybrid model

### 1. はじめに

降雨の短時間予測の手法として,降雨域の時間外挿法 (いわゆるナウキャスティング法)と数値モデルによる予 測(Wilson *et al.*, 1998)が広く使われている.

雨域の定常性を仮定するナウキャスティング法は、簡 便で、かつ、計算コストが低いことから、1時間以内の短 時間予測に対して最も実用的な手法である。一般に、積乱 雲の寿命が30分から1時間程度と短いことから、ナウキャ スティング法は高い予測精度を1時間程度までしか保つ ことができない。

数値モデルによる予測は、流体力学や熱力学の方程式を 時間積分し、降雨の時間発展を予測するので、定常性を 仮定する必要がない.しかし、より正確な降雨予測には 1km程度の高い水平分解能が必要(Weisman *et al.*, 1997)で あり、大きな計算コストがかかる.また、水蒸気から雨 粒を形成するまでに初期時刻から数十分から1時間程度 の時間積分が必要であるため、1時間以内の短時間予測に は不向きである.

近年,気象レーダデータのデータ同化手法(Kawabata et al., 2007)が開発され,観測された降雨をモデルに取り 込むことで,初期時刻から1時間までの降雨精度を向上 させることが報告されている.しかしデータ同化自体の 計算コストが高いことから,データ同化を利用した数値 予報の短時間予測への実用化には課題が残る.ナウキャ スティング法と数値予測法の両者の長所を生かすために, ある時刻までナウキャスティング法で予測し,時間が経 つにつれ,数値モデルによる予測に置き換える手法(ブレ ンディング手法)が開発されている(Bowler et al., 2006). このブレンディング手法において,どのタイミングで, どれくらいの割合で,ナウキャスティング法と数値モデ

<sup>\*</sup> 独立行政法人 防災科学技術研究所 水・土砂防災研究部 \*\* 株式会社 A. E. S.

ルによる予測結果をブレンドすればよいのかが研究課題 となっている.

本研究は、防災科学技術研究所(以下,防災科研)で 開発してきた雲解像数値モデル(Cloud-Resolving Storm Simulator: CReSS, Tsuboki, 2007)を用いた数値予測を用い て、2004年10月9日に神奈川県藤沢市に浸水被害をもた らした台風22号の事例について、量的予測精度の検証を 行う.また防災科研で開発したナウキャスティング法(加 藤ほか,2009)の予測結果と比較し、ブレンディング手法 において、どのようなブレンディングが最適かを議論する.

CReSS を用いた局地豪雨の量的予測精度については, 先行研究で2004年10月20日に近畿地方に大雨をも たらした台風23号を対象として調べられ(坪木と榊原, 2006),1時間積算雨量の精度が検証されている.坪木と 榊原(2006)によると,台風23号では強い降水が12時間 以上継続し,その長時間の降雨について再現した1時間 毎の積算雨量が観測結果と高い相関を持つことを明らか にした.一方,本研究で扱う2004年の台風22号は4時 間程度で100mmを超す雨をもたらした事例で,短時間の 予測精度が非常に重要であり,ナウキャストとの併用が 重要だと考えられる事例である.

本事例は,既に浸水被害調査が行なわれ,浸水深の測 定データが取得されており,浸水予測モデルによる浸水 被害の再現性を検証できる事例である.本研究で精度を 検証した数値モデルによる雨量予測情報は今後の浸水予 測モデルのインプットとして利用する予定である.

#### **2.** 災害の概要

図1に2004年10月9日9時(日本標準時:以後すべて 日本標準時を使う: Japan Standard Time (JST))の気圧配置 と気象衛星 GOES の輝度温度分布を示す.本州中部地方



- 図1 2004年10月9日9時(日本時)における気圧配置と 輝度温度の分布
- Fig. 1 Surface weather map and back body temperature at 9 JST on 9 OCT 2004.

の南の海上に発達中の台風が存在し、台風の北東に秋雨 前線が位置している. 台風 22 号は中心気圧が 945 hPa で 勢力を保ったまま、伊豆半島に16時に上陸した.10月9 日の12時から24時までの積算雨量(気象庁レーダアメダ ス解析雨量:格子分解能2.5 km で30分毎の時間分解能) を図2に示す. 台風22号は17時から18時にかけて神奈 川県南東部および東京都西部を通過し、18時から19時に かけて千葉県北部,茨城県南部を通過した.神奈川県南 東部から東京都西部にかけて、14時から18時の4時間で 100 mm を超す猛烈な雨を記録した(図2). 台風 22 号によ る死者は7名(千葉県1名,神奈川県1名,静岡県5名), 行方不明者は2名だった(内閣府,2004). 負傷者は170人, 全壊した住宅は136棟、半壊した住宅は299棟、一部破 損した住宅は 5,081 棟, 床上浸水が 2,121 棟, 床下浸水が 6,189棟の被害が報告されている(内閣府, 2004). 気象庁 によると, 土砂崩れや浸水被害は静岡県と関東南部に集 中して発生していた(気象庁, 2004).本研究では特に浸 水被害が大きかった神奈川県藤沢市に注目し、藤沢市の 雨量の予測精度を検証する.



- 図2 2004年10月9日12時から24時までの積算降雨量 (レーダアメダス解析雨量)とアメダス観測点
- Fig. 2 12-hour accumulated rainfall from 12 to 24 JST on 9 OCT 2004 using Japan Meteorological Agency (JMA) Radar-AMeDAS. Black dots indicate locations of AMeDAS sites.

#### 3. 解析データ

数値モデルは CReSS (version 3.2) を使用した. 格子解 像度1kmで関東地方440km×440kmを予測領域とした (図3の CReSS 1kmの領域). 初期値および境界値の作成 は,気象庁メソスケールモデル(MSM)の出力を利用した. 台風22号が発生した2004年当時では,MSMの格子分解 能が20kmと荒かったので,格子解像度5kmでCReSS (CReSS 5km)を実行し(図3 CReSS 5km: 1,000km×1,200 kmの領域), CReSS 5kmの出力をネスティングすること で, CReSS 1kmの予測結果を得た.





- 図3 雨量予測のための CReSS の計算領域. CReSS 5 km の領域で格子解像度 5 km の計算結果にネスティングさせ, CReSS 1 km の領域内で格子解像度 1 km の計算を行った.
- Fig. 3 Domain for the numerical simulation with CReSS. The CReSS 5 km was one-way nested within the output of MSM. The CReSS 1 km was one-way nested within the outputs of the CReSS 5 km.

CReSS 5 km では 10 月 9 日の 9 JST を初期時刻とし, 11 時間積分した(図 4). CReSS 5 km の 11 時から 16 時まで の一時間毎に初期値をずらした 6 つの予測実験を行った (図 4 CReSS\_6h から CReSS\_1h まで). これらの 6 つの異 なる初期値を使った実験の予測精度を神奈川県から東京 都にかけて台風が通過する 19 時までの積算雨量で評価す る. 11 時の初期値を利用した実験では,豪雨発生の 6 時 間前の初期値を利用したことになる(CReSS\_6h). 6 つの 実験を比較することで,豪雨発生の何時間前の初期値を 利用することで予測精度に違いがあるかを調べる.

ナウキャスティングの手法は加藤ほか(2009)の方法を 用いた.気象庁1kmメッシュ全国合成レーダによる雨 量と防災科研マルチパラメータレーダ(以後 MP レーダと 呼ぶ)データから作成した雨量データ(2p-rain:高堀ほか, 2009)を時間外挿することで1時間先までの雨量分布を予 測した.本実験では,16時のレーダデータを用いたナウ キャスト(Nowcast\_1600),16時30分のレーダデータを用 いたナウキャスト(Nowcast\_1630),および17時のレーダ データを用いたナウキャスト(Nowcast 1700)を行った.

検証データとして気象庁アメダス10分積算雨量を用いた. 浸水被害が報告された藤沢市周辺の6つの地点(小田原,平塚,辻堂,横浜,海老名,日吉)と,東京都で特に 積算降雨が100mmに近い豪雨となった5つの地点(東京,羽田,新木場,世田谷,練馬)を検証地点に選んだ(図2).

雨量分布については気象庁1km メッシュ全国合成レー ダの雨量を用いた.全国合成レーダプロダクトは格子解 像度1kmで10分毎に前1時間積算雨量を提供する.



図4 CReSS とナウキャスティングの予測範囲. 16 時から 18 時にかけて強い降水が神奈川県で観測された.

Fig. 4 Forecast range of CReSS and nowcasting. Heavy precipitation was observed from 16 to 18 JST in Kanagawa Prefecture.

#### 4. 台風の再現性

CReSS 1 km の計算領域は台風 22 号全体を再現するに は小さいので, CReSS 5 km の計算結果を用いて, 台風の 再現性を議論する. 図5 に台風 22 号のベストトラック と CReSS 5 km が予測した経路を示す. 観測された台風 は 9 時に紀伊半島の南 200 km に中心を持ち, 中心気圧は 945 hPa だった. その後北東に進み, 上陸する 16 時まで 中心気圧を 950 hPa に維持し続けた. 上陸後の 17 時以降, 中心気圧を 980 hPa に上げて急激に勢力を弱めた.

CReSS 5 km の再現結果では、9 時から11 時にかけて、 北に進む速度が遅く再現された.このため、上陸する16 時までのすべての時刻で、観測された台風の位置から南 に20 km にずれて再現され(図5)、伊豆半島に上陸する時 刻が1時間遅れた.上陸する16時から18時にかけての 台風の経路は、1時間の遅れがあるが、観測された位置と ほぼ同じ位置に再現することができた.CReSS 5 km で予 想した台風の上陸後の19時から20時にかけての進路は、 観測より北に進んだ.

再現された中心気圧は,9時に946 hPaで,その後緩や かに上昇し,上陸直前の16時には957 hPaに達した.上 陸後,急速に勢力を弱め,中心気圧が971 hPaに上昇し た.観測された中心気圧はドボラック法(Dvorak,1975) と呼ばれる衛星画像から推測された概算値である.従っ て,CReSS 5 km が再現した9時から16時までの946 hPa から957 hPaの緩やかな気圧の上昇は,ドボラック法では 945 hPa から950 hPaの緩やかな気圧の上昇に大まかに対 応している.またドボラック法では上陸後すぐに,中心



- 図5 台風の経路(黒丸:気象庁ベストトラック,白丸: CReSS5kmが予測した経路).2004年10月9日9時 におけるCReSS5kmが再現した海面補正気圧を陰影 で地表風をベクトルで示す.台風の位置は海面補正し た気圧の極小値の位置をプロットした.数字は時刻を 表す.四角で囲まれた数字は中心気圧を示す(黒字は ドボラック法で推定された中心気圧を示し,灰色は CReSS5kmで再現された中心気圧).
- Fig. 5 Tracks of T0422 obtained by JMA best track data (closed marks) and by CReSS 5 km simulation (open marks). Sea level pressure is shown by shade and surface wind is shown by vector at 9 JST on 9 OCT 2004. The numbers indicate the observation or simulated time. Sea level pressure at each time is shown by solid box.

気圧が急激に 30 hPa 上昇しているのに対応して, CReSS 5 km でも, わずか 3 時間で中心気圧が 961 hPa から 971 hPa に 10 hPa 上昇している. このように CReSS 5 km は 1 時間の遅れがあるが台風の位置と強度を良く再現している. そこで CReSS 5 km の出力を 1 時間早めたものを CReSS 1 km にネスティングした. つまり CReSS 5 km の 12 時を 11 時のデータとして CReSS\_6h の初期値として与えた. これにより正しい台風の位置と時刻を格子解像度 1 km の モデルに入力することができた. 以後, 11 時を初期値と した CReSS\_6h の再現結果を観測結果と比較する.

#### 5. 全国合成レーダ雨量と再現結果の比較

図6に台風22号に伴う気象庁全国合成レーダ雨量の前 1時間積算雨量の時間変化とCReSS\_6hによる予測した前 1時間積算雨量の時間変化を示す.13時に台風の中心が 静岡県沖に位置し,東海道の海岸沿いから伊勢湾にかけ てインナーレインバンドが形成され,その40km外側(北 側)にアウターレインバンドに伴う降雨が観測された(図 6a).観測と同様に,CReSSの積分開始から2時間後の13 時に台風のコアに対応する雨域とインナーレインバンド に対応する東海沖の降水バンドと、アウターレインバン ドに対応する愛知県,静岡県,相模湾の降雨が再現された(図6b).

14時のレーダ雨量図(図 6c)では、台風の中心が伊豆半島に近づくにつれ、コアの北側の雨域が強化し、伊豆半島での降雨が強まり始めた. CReSS でも台風の中心域に弱い降水域が形成され、その北側の降雨が発達し、伊豆半島で強い降雨が再現された(図 6d).

15時のレーダ雨量図(図 6e)では,駿河湾および御前崎 で強い降雨が見られ,降雨域が東海から関東南部に移動し, 三重県での降雨が無くなった. CReSSでは,駿河湾の強 い降雨は再現されなかったが,伊豆半島における強い降 雨が再現された(図 6f).

16時のレーダ雨量図(図 6g)では、台風の上陸に伴い、 台風の中心のアイウォールに対応する弱い降雨が観測さ れなくなった.愛知県での降雨が無くなり、駿河湾での 降雨が更に強化され、箱根や小田原の強い降雨が始まっ た. CReSSでは伊豆半島における降雨がピークを迎えた (図 6h).

17時のレーダ雨量図(図 6i)では、神奈川県南部、相模 湾、三浦半島で強い降雨が見られた. CReSS では、神奈川 県南部から東京都や埼玉県まで、レーダ雨量に比べて北 側に広がって強い降雨が再現された(図 6j). このことは CReSS で再現された台風が、17時以降実際より北側に早 く移動したことによる(図 5).

18時には(図6k),強い雨域は東京都から千葉県に移動 し,浸水被害が報告された神奈川県南部では雨が観測さ れていない. CReSS では台風の進路を北側寄りに予測し たため、埼玉県から茨城県にかけて強い雨域を再現した が、神奈川県南部の降水は急激に弱まった(図61).

19時には(図示せず),台風は太平洋側に達し(図5), 関東地方南部には降水が観測されなかった.

このように上陸した 16 時から 19 時にかけて台風に伴 う降雨の分布を再現することができた.更に詳しく再現 性を検証するために,アメダス観測点における雨量の時 間変化を詳しく調べる.

#### 6. アメダス地点雨量と再現結果の比較

浸水被害が起こった神奈川県に注目し,降雨分布の再 現性を16時から17時30分の期間で詳細に調べる(図7). 16時から17時にかけて,箱根から伊豆半島に伸びる強 い雨域が西から東へ移動していた(図7a, c, e). この強い 雨域は CReSS\_6h でも再現することができた.しかし, CReSS\_6h では強い雨域が実際よりも北東側に広がってし まい(図7b, d),間違った雨量分布を予測した.

図8に各アメダス地点における観測された雨量と予測 雨量の時間変化を示す. 浸水被害が起きた藤沢市(図7の 白い四角)の西側に位置する小田原,海老名,平塚では, 16時から16時30分にかけて,この北東に広がった雨域 (図7b,d)のため,強い雨を予測してしまった(図8,左列). 一方,16時30分から17時30分の時間雨量100mmを超 す強い雨域の本体は良く再現しているので(図7d,f,h),



図 6.1 2004 年 10 月 9 日 13 時から 15 時までのレーダ解析前 1 時間積算雨量(左)と CReSS\_6h によって再現された前 1 時間積算雨量(右).

Fig. 6.1 1 hour accumulated rainfall estimated by : JMA radar (left column) and by the CReSS\_6h simulation (right column).



図 6.2 2004 年 10 月 9 日 16 時から 18 時までのレーダ解析前 1 時間積算雨量(左)と CReSS\_6h によって再現された前 1 時間積算雨量(右).

Fig. 6.2 1 hour accumulated rainfall estimated by : JMA radar (left column) and by the CReSS\_6h simulation (right column).



- **図7** 図6と同じ.ただし、16時から17時30分までの30分毎に神奈川県と東京都を拡大した. 黒丸はアメダス観測点を示す.白い四角は藤沢市の位置を示す.
- Fig. 7 Same as Fig. 6 but for focussing on the area around Tokyo and Kanagawa prefectures from 16:00 to 17:30 JST. Black dots indicate AMeDAS sites. Open square indicates the location of Fujisawa.



図8 東京都と神奈川県に設置されたアメダス雨量と予測雨量の時系列.棒グラフは10分雨量を示し,線は積算雨量を示す. 白い棒グラフは CReSS によって予測された10分雨量を示し,破線は予測された積算雨量を示す.

Fig. 8 Time series of 10-minute rainfall observed by AMeDAS in Tokyo and Kanagawa prefectures, and those forecasted by the CReSS\_6h simulation. Black bar indicates 10-minute rainfall amount and white bar incidates those simulated by CReSS\_6h. Solid (broken) line shows observed (simulated) accumulated rainfall.

16時30分から17時30分までの小田原,海老名,平塚の 雨量の時間変化は観測と良く一致する(図8,左列).16 時から16時30分までの間違った雨量分布予測のために, 積算雨量は小田原,海老名および平塚では33.7%から 74.8%の過大予測となった.

台風の経路と CReSS で再現された台風の経路 (図 5) が ほぼ一致した直線上に位置する藤沢市辻堂,世田谷,練 馬(図 8 中列)では,降雨のピークを 30 分から 1 時間程度 早く予測したが,積算雨量に関しては +7.9 % から -12.6% と小さい誤差で予測することができた.

一方 CReSS\_6h が予測した台風の進路(図5)より東に位置する,日吉,横浜,東京,羽田,新木場(図8右列と中列)では,17時30分以降の強い雨を予測することができず, 積算雨量に関しては34.0%から57.9%の過小予測となった.

これらの観測値と予測値の比較から,観測された台風 の進路よりも相対的に 10 km 程度北西側に進路を CReSS が予測したことにより(図5),相対的に西側の観測点で 過大評価(図8 左列)し,東側で過小評価(図8 右列)した. 台風の経路が観測された経路と重なった地域では,積算 雨量の誤差をおおむね1割以内にすることができた.

#### 7. ナウキャスティング法とのブレンド

本研究では豪雨の6時間前の初期値を利用して,局地 的豪雨の定量的予測精度を検証した.一般に積分時間が 長くなるほど誤差が大きくなると言われている一方で, 初期場に含まれるノイズがなくなり,力学的にバランス した大気状態が得られるまでに,積分開始時刻から1時 間程度かかると言われており,数時間先から精度が向上 するとも言われている (Doswell., 1986).従って,雲解像 モデルの予測レンジを把握するために,本事例において CReSS が豪雨発生の何時間前の初期値を使うことが最適 であるかを確かめる必要がある.また1時間以内の短時 間予測においては,ナウキャスティング法が有利である と言われていることから,本事例についてもナウキャス ティング法による1時間先までの予測と比較する.なお 観測と予測の比較は,浸水被害が発生した藤沢市辻堂に おけるアメダス観測データを使って行う.

図9に6時間前の11時を初期値にした実験(CReSS\_6h) から1時間前の16時を初期値にした実験(CReSS\_1h)ま での6つの実験について、11時から19時までの藤沢市 辻堂における10分雨量および積算雨量の観測結果と予測 結果を示す.CReSS\_6hからCReSS\_4hまでは13時まで 強い降雨が発生しないことから、積算雨量に大きな差が



図9 神奈川県藤沢市(辻堂)におけるアメダス雨量と6つの異なる初期値を用いた予測雨量(CReSS\_1hからCReSS\_6h)の時系列. 棒グラフは10分雨量を示し,線は積算雨量を示す.白い棒グラフはCReSSによって予測された10分雨量を示し,破線は 予測された積算雨量を示す.相関係数(corr)と観測された積算雨量に対する予測積算雨量の比(R)を示す.CorrとRは予 報開始時刻から19時までのデータで計算した.

Fig. 9 Time series of 10 minute rainfall observed (simulated) at Tsujido, Fujisawa city shown by solid line (broken line). Six simulations using different initial conditions are compared (from CReSS\_1h to CReSS\_6h, see text for detail). Bars and lines are same as Fig. 8. Correlation between observed rainfall and simulated rainfall (corr) and percentage of forecast accumulated rainfall to observed accumulated rainfall (R) are shown. Corr and R are caluculated from initial time to 19 JST.

見られなかった(図9a, b, c). CReSS の積分開始時刻から 19時までの観測積算雨量に対する予測積算雨量の割合 R (予測積算雨量/観測積算雨量×100%)は、CReSS\_6h, CReSS\_5h,および CReSS\_4h でそれぞれ93.4%,89.3% および94.2%と概ね観測値の9割程度の積算雨量を予 測することができた.ただし積分開始時刻から19時ま での観測と予測雨量の相関係数(corr)はそれぞれ0.24 (CReSS\_6h),0.19(CReSS\_5h),および0.16(CReSS\_4h) と低く,降雨の時間変動はあまり良く再現できていない.

CReSS\_3h では(図 9d), 初期時刻から 30 分以内の 14 時 から 14 時 30 分におけるアウターレインバンドによる降 雨を予測できず,積算雨量では22%(R=78%)の過小予 測となった.また相関係数 corr は0.18 と低かった.ただし, 16時30分の強い雨量は CReSS\_6h から CReSS\_4h と同様 に予測されている.また,CReSS\_2h(図9e)でも,初期時 刻から1時間以内の15時から16時における降雨の予測 に失敗しているが,16時30分の強い雨量は同様に予測さ れている.積算雨量は17.1%(R=82.9%)の過小評価で, CReSS\_3h と同様に相関係数が 0.18 と低かった.

CReSS\_1hでは(図9f),初期時刻から30分以内の16時から16時30分の強い雨を予測することができなかったが,16時30分から17時にかけての強い雨を予測す

Table110-minute rainfall, percentage of forecast accumulated rainfall to observed accumulated rainfall,<br/>and correlation between forecast rainfall and observed rainfall from 16:00 to 16:50 JST.

時刻	アメダス雨量	CReSS_6h	CReSS_5h	CReSS_4h	CReSS_3h	CReSS_2h	CReSS_1h
16:00	2.5	3.71	3.22	3.64	2.7	1.87	0
16:10	2.5	7.08	6.23	6.73	4.64	5.29	0
16:20	1.5	18.08	17.17	17.58	10.18	12.7	0
16:30	4.5	14.03	15.21	16.04	17.7	18.11	7.4
16:40	5.5	9.49	8.76	11.05	10.2	10.95	8.35
16:50	8	3.68	2.88	4.56	5.56	5.33	3
合計(mm)	24.5	56.07	53.47	59.6	50.98	54.25	18.75
観測値に対 する予測値 の割合(%)		228.86	218.24	243.27	208.08	221.43	76.53
相関係数		-0.43	-0.40	-0.30	0.09	0.00	0.57

**表2** 17 時から 17 時 50 分までの神奈川県藤沢市(辻堂)におけるアメダス雨量と6つの異なる 初期値を用いた CReSS の予測の比較.

時刻	アメダス雨量	CReSS_6h	CReSS_5h	CReSS_4h	CReSS_3h	CReSS_2h	CReSS_1h
17:00	9.5	1.05	0.84	1.03	1.7	1.37	1.98
17:10	14	0.64	0.91	0.99	1.4	0.76	1.15
17:20	11	0.65	0.41	0.13	0.57	1.02	0.77
17:30	2	1.49	0.63	0.47	0.79	0.5	0.25
17:40	1	0.5	0.35	0.19	0.92	0.69	0.56
17:50	1	0.23	0.24	0.21	0.17	0.33	0.22
合計(mm)	38.5	4.56	3.38	3.02	5.55	4.67	4.93
観測値に対 する予測値 の割合(%)		11.84	8.78	7.84	14.42	12.13	12.81
相関係数		0.04	0.68	0.60	0.57	0.64	0.68

**Table2**Same as Table1 but for from 17:00 to 17:50 JST.

ることができた.しかし,他の予測と同様に17時から 17時30分の強い降水の予測ができなかった.このため, CReSS\_1hは60.1%(R=39.9)の過小予測となった.しか し16時30から17時の強い雨を予測できたため,相関係 数は0.35と他の実験よりも高い値を示した.

これらの結果から,数時間以上の積算雨量を評価する 場合には,台風の予測進路を正確に求めることさえでき れば,豪雨の2時間以上前の初期値を利用することで10 から20%の誤差で予測できることが示された.反対に1 時間程度前の初期値は,積算雨量を求める場合には過小 評価となることが分かった.ただし相関係数が他よりも 大きいことから降雨の時間変動は他の実験に比べて良く 予測できたと言える.

次に17時の降雨のピーク前後の16時から18時における短時間豪雨の予測精度について比較を行う. 表1に16時から16時50分の間の観測データと予測データの相関係数および観測された積算雨量に対する予測された積算雨量の割合(R)を実験毎に示す.16時から16時50分にかけて(表1), CReSS\_1hの相関係数が最も高く(corr = 0.57), R = 76.53%で100%に最も近い.一方,17時から17時50分にかけては(表2),6つの実験すべてにおいて,R が10%台と過小評価となった.相関係数に関しては,CReSS 6h以外は0.6以上と弱い正の相関を示した.

これらの結果から,特に強い雨を観測した16時から18時の予測においては,豪雨の一時間前の初期値を用いた CReSS\_1hの誤差が最も小さかった. CReSS\_1hでは積分 開始から30分までは降水を形成することができず,その 間に降雨があると過小評価になることが分かった.従っ て,その期間における予測をナウキャスティング法に代 用することで短時間豪雨の予測精度向上が期待される.

ナウキャスティング法による 16 時から 18 時の予測結 果を図 10 に示す.図 10a は 16 時のレーダデータを利用 したナウキャスティング法による 1 時間先まで藤沢市辻 堂における雨量の時間変化と観測値の比較を示す.観測 された雨量が次第に強まっているのに対応して,ナウキャ スティング法でも予測開始から 30 分間,雨量の増加を予 測した.しかし,30 分後には実際には雨量が増加し続け ているのに対し,反対に雨量が減少すると予測してしまっ たために,積算雨量では 19.5 % の過小予測となった.

16時30分のナウキャスティング(図10b)では,予測開 始から30分以内の強い降水をやや過大に予測し,30分以 降の弱い雨域を過大に予測したので,積算雨量としては 37.8%の過大予測となった.

17時のナウキャスティング(図10c)では、予測開始から30分以内の強い降水を精度良く予測したが、30分以降の弱い雨域を大きく過大に予測したため、積算雨量とし

表1 16 時から 16 時 50 分までの神奈川県藤沢市(辻堂)におけるアメダス雨量と6つの異なる 初期値を用いた CReSS の予測の比較.



図10 神奈川県藤沢市(辻堂)におけるアメダス雨量と3つの異なる初期値を用いたナウキャストによる予測雨量(Nowcast\_1600 から Nowcast\_1700)の時系列(a-c),およびナウキャストと CReSS\_lh をプレンディングした予測雨量(d-f)を示す.図の 見方は図9と同じ.相関係数(corr)と観測された積算雨量に対する予測積算雨量の比(R)を示す.Corr とRはナウキャ スティング予測では1時間分のデータで,ブレンディング予測では2時間分のデータで計算した.

Fig. 10 Same as Fig. 9 but for nowcasting forecast (Fig. 10a-c) and foredcast by hybrid model combining CReSS\_1h and nowcasting outputs (Fig. 10d-f). Bars and lines are same as Fig. 8. Corr and R are same as Fig. 9. Corr and R are calculated using 1 hour data of nowcasting, and using 2 hours data of hybrid model.

ては76.6%の過大予測となった.

3 つのナウキャスティング法の結果から,おおむね 30 分以内の予測は精度が高いが,30 分以降の予測レンジに おいて,降雨量の時間変化が大きい現象では誤差が大き くなる傾向がある (Kato and Maki, 2009).そこで,短時間 豪雨予測において最も誤差の小さかった CReSS\_1hの予 測結果とのブレンディングを試みた.予測開始から30分 間はナウキャスティング法による予測を行い,30 分から 2 時間先までは CReSS\_1hの予測とナウキャスティング法 の予測を平均した.

Nowcast\_1600 と CReSS\_1h をブレンディングした

予測結果を図10dに示す. このブレンディングは, Nowcast\_1600 と CReSS\_1h のいずれも17時から17時30 分の強い降水を予測できなかったので,ブレンディング による積算雨量の精度向上が見られなかった. しかし17 時30 分以降の無降水を CReSS\_1h が予測できたので,相 関係数(corr)は0.93 と大きくなった.

Nowcast\_1630 と CReSS\_lh をブレンディングした予測 結果を図 10e に示す. 17時 30 分以降のナウキャスティン グの過大予測を CReSS\_lh によって押さえ込むことがで き,観測値との誤差を 10% 以内にした (R = 107.8%).相 関係数も -0.51 から 0.83 に変わり,正の相関に変わった.

- 表3 数値予測(CReSS\_1h)とナウキャスティング予測およびブレンディング予測の精度比較. 16時から16時50分,16時30分から17時20分,および17時から17時50分の3期間 における,観測された積算雨量に対する予測された積算雨量の割合(R)と相関係数(corr) を示す.
- **Table3** Summery of forecast scores such as Corr and R (see Fig. 9) for CReSS\_1h, nowcasting, and hybrid forecasts during 16:00-16:50 JST, 16:30-17:20 JST, and 17:00-17:50 JST, respectively.

時刻	評価方法	CReSS_1h	ナウキャスティング予測	ブレンディング予測
16.00-16.50	R (%)	76.53	81.5	45.3
10.00-10.00	corr	0.57	0.16	0.93
16:30-17:20	R (%)	43.14	137.8	107.8
	corr	-0.89	-0.51	0.83
17:00-17:50	R (%)	12.81	176.6	157.7
	corr	0.68	0.69	0.76

Nowcast\_1700 と CReSS\_1h をブレンディングした予測 (図 10f) でも同様に,ナウキャスティング法の 30 分以降 の過大な予測を CReSS\_1h で押さえ込み,積算雨量の誤差 を 18.9% 小さくした.相関係数も 0.69 から 0.76 と大きく なった.

表3に3つのブレンディング結果をまとめた.ナウキャ スティング予測は CReSS の予測に比べて,積算雨量の誤 差が小さかった.またブレンドすることにより,3つの実 験ともに降雨の時間変動の正確さを表す相関係数が大き くなることが分かった.このことは,ブレンディングを 行うことで,ナウキャスティング予測により CReSS の積 分初期の過小評価を補う一方で,降雨の定常性仮定する ナウキャスティングの欠点を定常性を仮定しない CReSS が補うことができることが示された.

#### 8. まとめ

2004年10月9日に神奈川県藤沢市に浸水被害をもたら した台風 22 号について,格子解像度1 km の雲解像数値 モデル CReSS による降雨予測の精度検証を行った.数時 間以上の積算雨量の予測に対して、浸水被害をもたらし た強い降雨の2時間前から6時間前の初期値を用いた実 験で予測された藤沢市における積算雨量は、観測された 積算雨量の 5.8% から 22% の誤差に抑えることができた. 一方,強い降雨の1時間前の初期値を使った短時間豪雨 予測実験では、積算雨量の誤差が60%以上になり、過小 評価となることが分かった. ただし降雨の時間変動につ いては1時間前の初期値を使った予測が最も正確だった. CReSS の予測では、積分開始から 30 分までの降水を予測 できないことが 過小評価となることが分かった. その期 間における予測をナウキャスティング法に代用し、30分 以降をナウキャスティング予測と CReSS の予測で平均し た結果、ナウキャスティング予測とCReSSの予測両方が 予測できなかった事例を除いて、積算雨量の予測精度と 降雨の時間変動の正確さが向上した. ブレンディング手 法は定常性を仮定するナウキャスティング予測の欠点を

数値モデル予測で補うことができる手法であることが本 事例で実証された.

現在, CReSS の予測に MP レーダによって観測され た速度場を同化する三次元変分法による予測(CReSS-3DVAR)をリアルタイムで行っており, CReSS 自体による 予測精度向上が図られている. 今後は CReSS-3DVAR と ナウキャスティング法をブレンディングする手法を開発 し, 更なる精度向上を図る予定である.

#### 参考文献

- Bowler, N. E., C. E. Pierce, and A. Seed (2006) : STEPS: A probabilistic precipitation forecasting scheme which merges and extrapolation nowcast with downscaled NWP. Quart. J. Roy. Meteor. Soc., 132, 2127-2155.
- Dvorak, V. F. (1975) : Tropical cyclone intensity analysis and forecasting from satellite imagery. Mon. Wea. Rev., 103, 420-430.
- Doswell, C. A. III. (1986) : Short-range forecasting. Mesoscale Meteorology and Forecasting. P. Ray, Ed., American Meteorological Society, 689-719.
- Kawabata, T., H. Seko, K. Saito, T. Kuroda, K. Tamiya, T. Tsuyuki, Y. Honda, and Y. Wakazuki (2007) : An Assimilation and forecasting experiment of the Nerima Heavy Rainfall with a cloud-resolving nonhydrostatic 4-dimensional variational data assimilation system. J. Meteor. Soc. Japan, 85, 255-276.
- kato, A., and M. Maki (2009) : Localized heavy rainfall near Zoshigaya, Tokyo, Japan on 5 August 2008 observed by X-band polarimetric radar – preliminary analysis. SOLA, 5, 89-92.
- 6) K. Tsuboki (2007) : High-resolution simulations of high-impact weather systems using the cloud-resolving model on the Earth simulator. High resolution numerical modeling of the Atmosphere and Ocean, 141-156.
- 7) Wilson. J. W., N. A. Crook, C. K. Mueller, J. Sun, and

M. Dixon, (1998) : Nowcasting Thunderstorms: A status Report. Bull. Amer. Meteor. Soc., **79**, 2079-2099.

- Weisman. M. L., W. C. Skamarock, J. B. Klemp (1997): The resolution dependence of explicitly modeled convective systems. Mon. Wea. Rev., 125, 527-548.
- 9) 加藤 敦, 真木雅之, 岩波 越, 三隅良平, 前坂 剛 (2009): マルチパラメータレーダを用いたナウキャスト.水文 水資源学会誌, 22, 372-385. (in Japanese)
- 10) 気象庁(2004):災害をもたらした気象事例 http://www.data.jma.go.jp/obd/stats/data/bosai/

report/2004/20041007/20041007.html (in Japanese)

- 11) 内閣府(2004):防災白書(平成 16 年度版)(in Japanese)
- 12) 高堀 章,前坂 剛,三隅良平(2009): X バンドマルチ パラメータレーダによる降雨量推定-複数仰角 PPI データを用いた改善効果について.防災科学技術研究 所研究報告,73,41-47
- 13) 坪木和久,榊原 篤 (2006): 雲解像モデルを用いた台風 に伴う局地豪雨の量的予測実験 -2004 年 10 月 20 日の 台風 0423 号に伴う近畿地方北部の豪雨を例として -. 自然災害科学, 25-3, 351-373

(原稿受理日:2010年9月22日)

## 要 旨

2004年10月9日に神奈川県藤沢市に浸水被害をもたらした台風22号について,格子解像度1kmの雲解像数値 モデル CReSS による降雨予測の精度検証を行った.数時間以上の積算雨量の予測に対して,浸水被害をもたらした 強い降雨の2時間前から6時間前の初期値を用いた実験で予測された藤沢市における積算雨量は,観測された積算 雨量の5.8-22.2%の誤差に抑えることができた.強い降雨の1時間前の初期値を使った短時間豪雨予測実験では, 積算雨量の誤差が60%以上になり,過小評価となることが分かった.CReSSの積分開始から30分間の予測をナウ キャスティング法に代用し,それ以降をナウキャスティング予測とブレンディングを行うことで,積算雨量の誤差 が30から50%減った.

キーワード:量的降雨予測,雲解像数値モデル,ナウキャスティング法,ブレンディング手法