1ヶ月アンサンブル予報のダウンスケール ~2003年ヤマセ事例~

東北大学大学院 理学研究科 福井 真

目次

I. はじめに

Ⅱ. 実験概要

Ⅲ. DSシステムの効果

IV. アンサンブル予報

V. まとめ・課題

I. はじめに

(力学的)ダウンスケール

- ・局地循環、地形の効果など 低解像度モデルでは表現で きない事象を陽に扱うことが できる
- ・高解像度で、物理的整合性 の取れたデータを作成できる
- DSモデルを用いることに伴う 誤差が付加される。

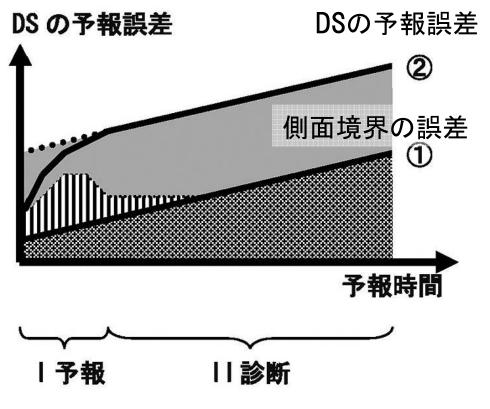
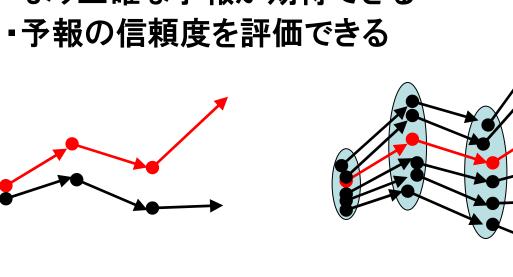


図1.1 ダウンスケール予報の誤差 (岩崎、沢田 2010)

アンサンブル予報

- ·微小摂動を加えた複数の初期値(境界値)を用いて、 確率密度関数を予報する
 - 大気のカオス性(初期の微小誤差が時間とともに拡大)予報の延長・高解像度化→決定論的予測が困難
 - ・アンサンブル平均では、誤差が打ち消し合い、より正確な予報が期待できる



単独予報

アンサンブル予報

●→ モデル●→ 真値

目的

アンサンブルダウンスケールシステムを構築し、高解像度での確率予報を行う。

今回は、

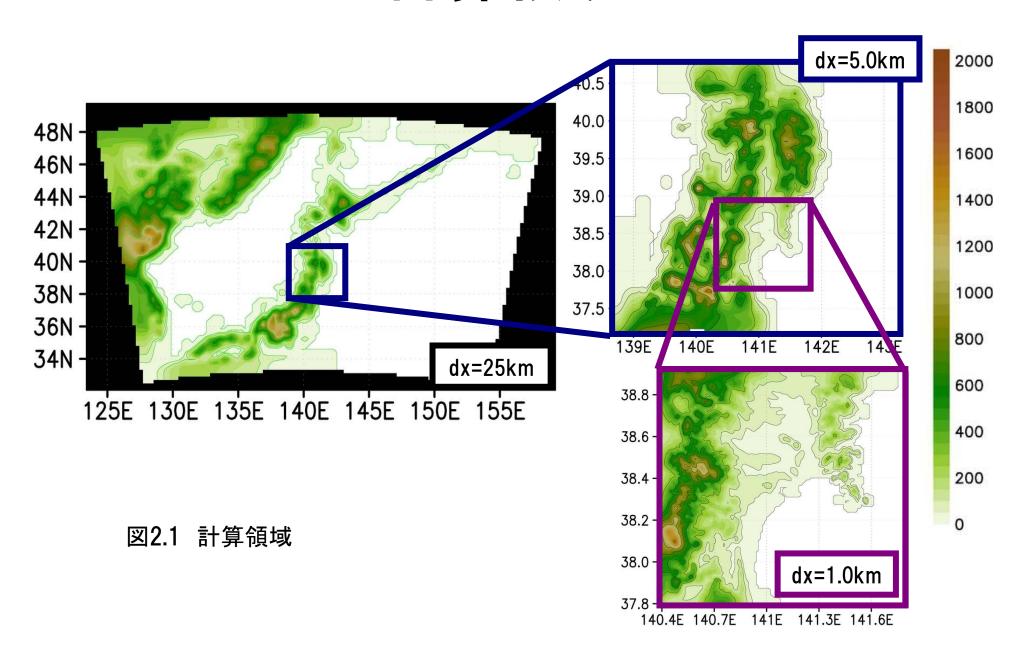
ーヶ月アンサンブル予報に対し、ダウンスケール (1ケース)を行い、その誤差について調べる。

Ⅱ. 実験概要

計算設定

使用モデル	気象庁非静力学モデル(JMA-NHM)(Saito et al. 2007)			
水平解像度	25km (100×70)	5.0km (80×80)	1.0km (125×125)	
初期値•境界値	1ヶ月アンサンブルハインド キャストデータ (1.25度)*	: 25km_NHMの結果	5.0km_NHMの結果	
メンバー数	9			
計算時間	2003年7月20日21JST ~8月5日21JST (15days)	2003年7月21日00JST ~8月5日21JST	2003年7月21日03JST ~8月5日21JST	
時間間隔	40s	20s	5s	
鉛直格子	42層(20-840m) ハイブリッド座標			
積雲対流 パラメタリゼーション	Kain-Fritsch	なし		
SST	NGSST (2003年7月20日: 固定)			
乱流クロージャー モデル	Improved Mellor-Yamada Level3 (Nakanishi and Niino 2004,2006)			

計算領域



計算期間

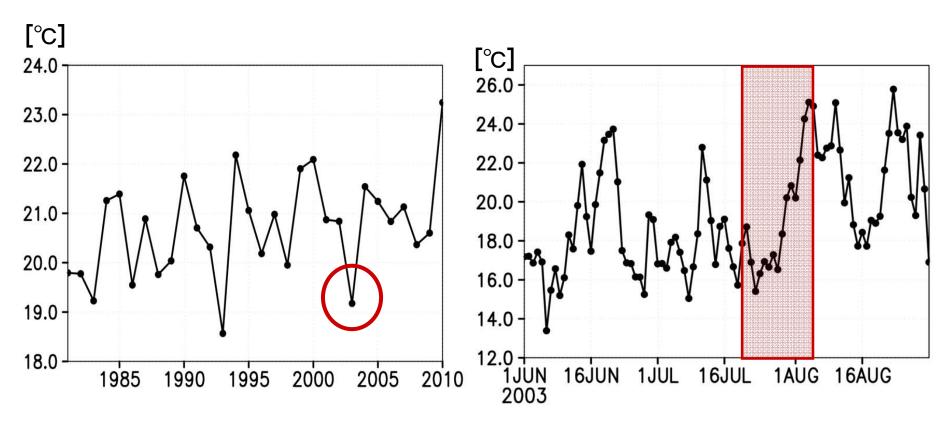


図2.2 平均気温(JJA)の経年変化 宮城県内のAMeDAS (17点)

図2.3 宮城県内のAMeDAS (17点)での 2003年6~8月の日平均気温

総観場の変化

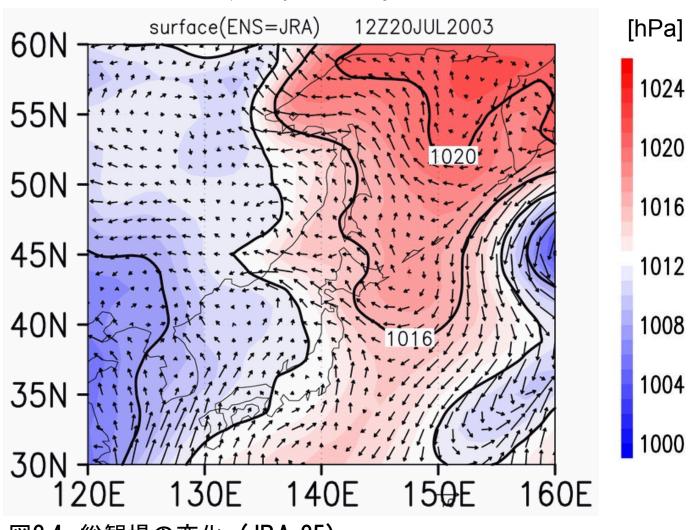


図2.4 総観場の変化 (JRA-25)

陰影&等值線:海面更正気圧 [hPa] 矢印:地上風

Ⅲ. アンサンブル予報

初期値・境界値の検証

 $x_{i,j}$: Value of j - th Member at i - th Grid Point

 x_i^o : Observation at i - th Grid Point

$$\frac{1}{x_i} \left(= \frac{1}{N} \sum_{j=1}^{N} x_{i,j} \right)$$
: Ensemble Mean at *i* - th Grid Point

RMSE of Ensemble Mean
$$ME = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (\overline{x_i} - x_i^o)^2}$$

Spread
$$S = \sqrt{\frac{1}{N \cdot M} \sum_{i}^{N} \sum_{j}^{M} \left(x_{i,j} - \overline{x_{i}}\right)^{2}}$$

Area average of Ensemble Mean of Squared Error

$$\left[\overline{E^2}\right] = \frac{1}{M \cdot N} \sum_{i}^{N} \sum_{j}^{M} \left(x_{i,j} - x_i^o\right)^2$$

$$= ME^2 + S^2$$

初期値・境界値の誤差

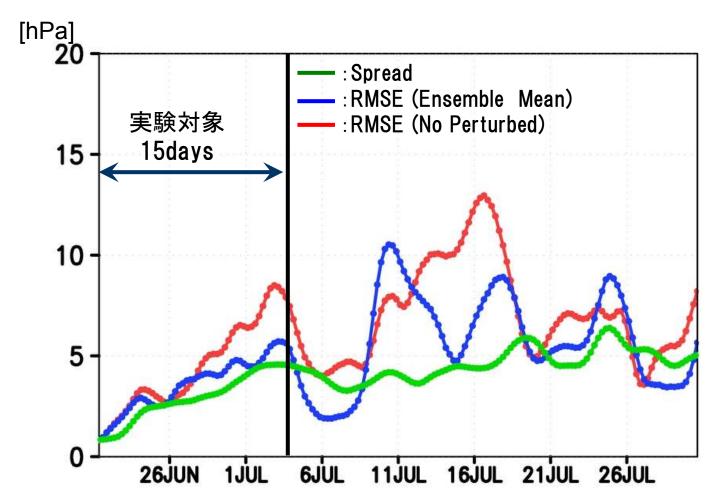
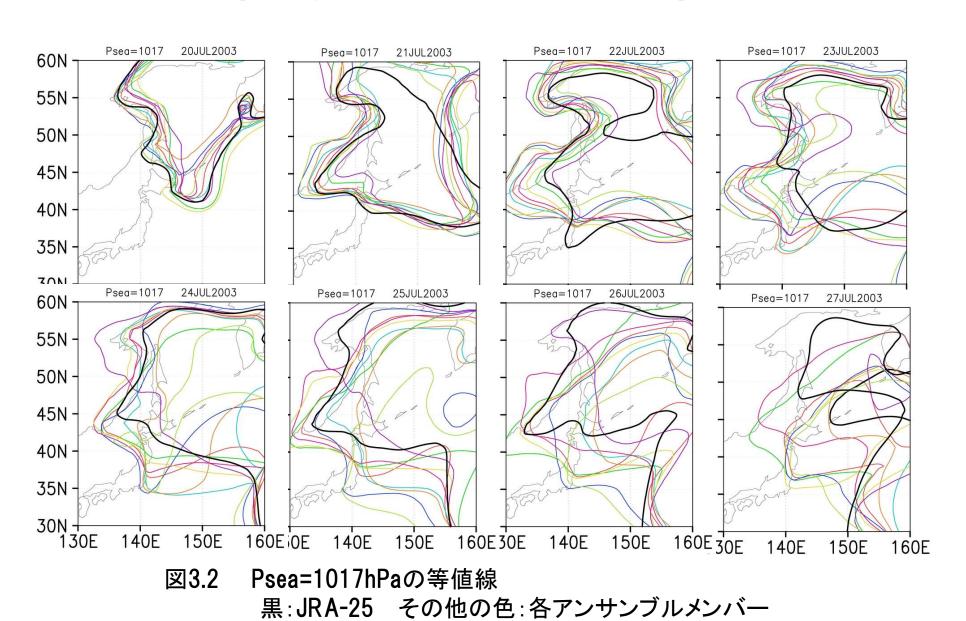


図3.1 ーヶ月アンサンブル予報の日本付近(130E-160E,30N-60N)における海面更正気圧のJRA-25に対するRMSE & Spread [hPa]

初期値・境界値の検証



アンサンブルダウンスケール予報 (下層雲量)

・下層雲・風向メンバーによりばらつき

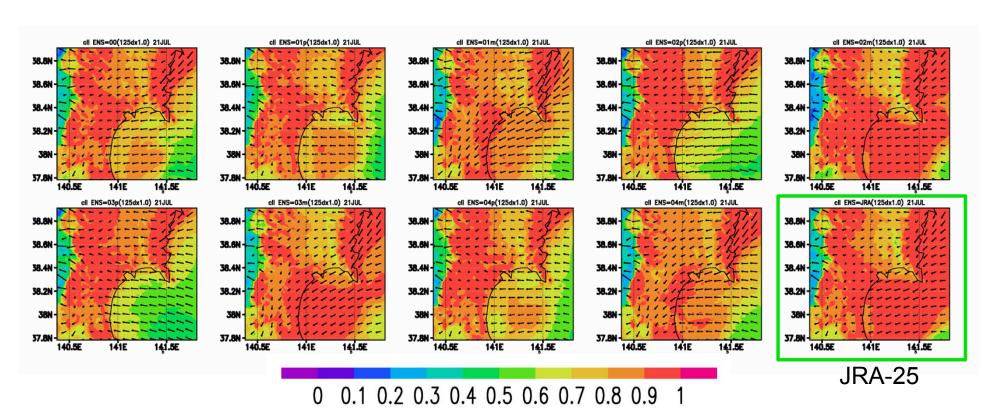


図3.3 各アンサンブルメンバーの下層雲量(陰影)と地上風(矢印)の日平均 ただし、dx=1kmにダウンスケールしたもの

アンサンブルダウンスケール予報 (領域内平均気温)

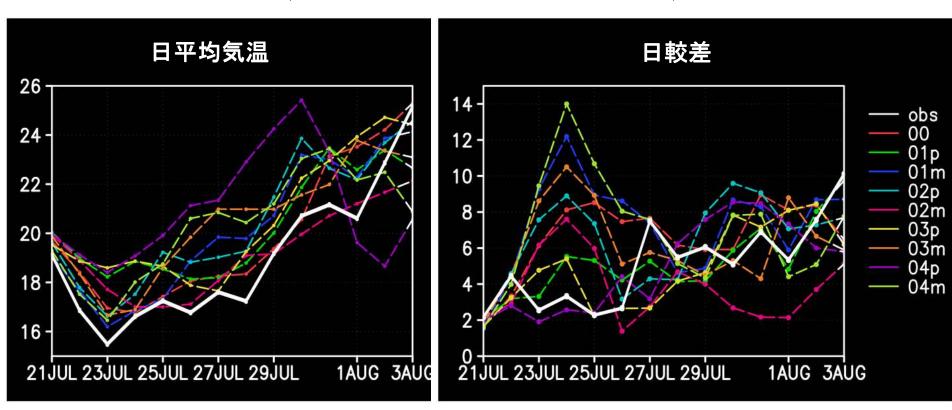


図3.4 計算領域内のAMeDAS(19点)の (左)平均気温(右)気温日較差

予報誤差の要素

 $x_{i,j}$: Value of j - th Member at i - th Station

 x_i^o : Observatio n at i - th Station

$$\overline{x_i} \left(= \frac{1}{N} \sum_{j=1}^{N} x_{i,j} \right)$$
: Ensemble Mean at *i* - th Station

RMSE of Ensemble Mean at *i* - th Station

$$ME_i = \sqrt{\left(\overline{x_i} - x_i^o\right)^2}$$

Spread at i - th Station

$$S_i = \sqrt{\frac{1}{M} \sum_{j=1}^{M} \left(x_{i,j} - \overline{x_i} \right)^2}$$

Ensemble Mean of Squared Error at *i* - th Station

$$\overline{E_i}^2 = \frac{1}{M} \sum_{j}^{M} \left(x_{i,j} - x_i^o \right)^2$$

$$= ME_i^2 + S_i^2$$

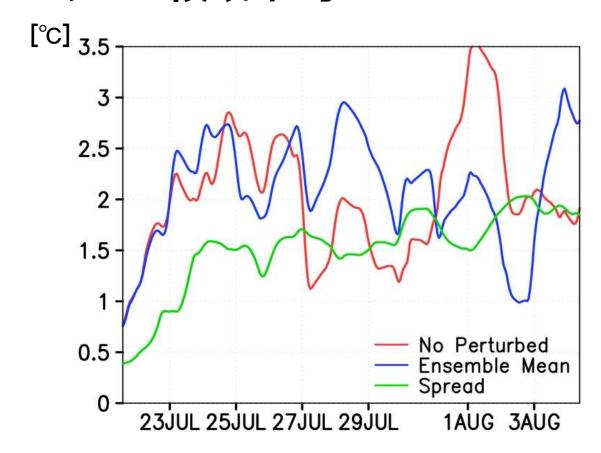
$$0 \quad x_{i=1,j}$$

$$0 \quad x_{i=1,j}$$

$$0 \quad x_{i=1}$$

スプレッドとアンサンブル平均誤差の時間変化

· 各観測点におけるアンサンブル平均誤差と スプレッドの領域平均

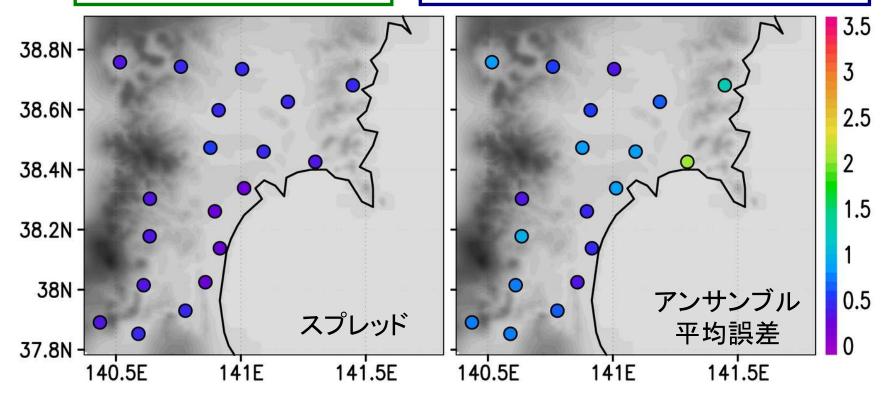


スプレッドとアンサンブル平均の誤差分布(1日目)

Spread at *i* - th Station

$$S_i = \sqrt{\frac{1}{M}} \sum_{j=1}^{M} \left(x_{i,j} - \overline{x_i} \right)^2$$

$$ME_i = \sqrt{\left(\overline{x_i} - x_i^o\right)^2}$$

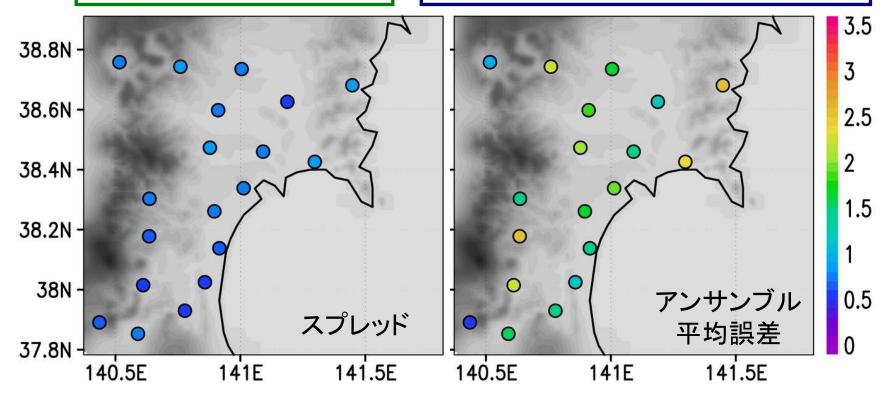


スプレッドとアンサンブル平均の誤差分布(2日目)

Spread at *i* - th Station

$$S_i = \sqrt{\frac{1}{M} \sum_{j=1}^{M} \left(x_{i,j} - \overline{x_i} \right)^2}$$

$$ME_i = \sqrt{\left(\overline{x_i} - x_i^o\right)^2}$$

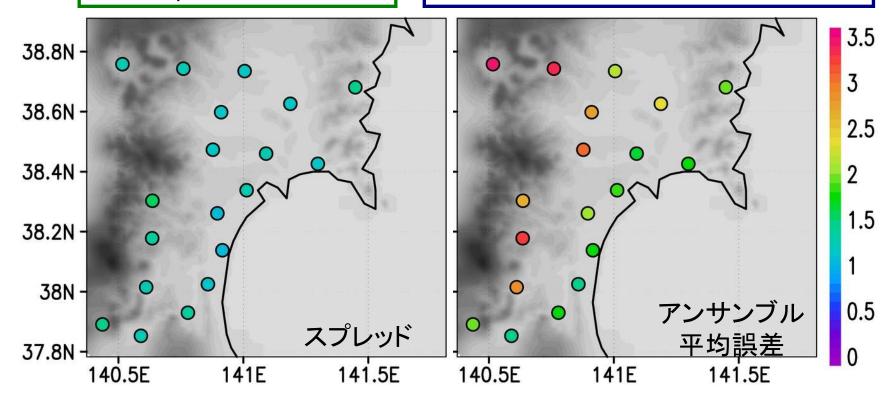


スプレッドとアンサンブル平均の誤差分布(3日目)

Spread at *i* - th Station

$$S_i = \sqrt{\frac{1}{M} \sum_{j=1}^{M} \left(x_{i,j} - \overline{x_i} \right)^2}$$

$$ME_i = \sqrt{\left(\overline{x_i} - x_i^o\right)^2}$$

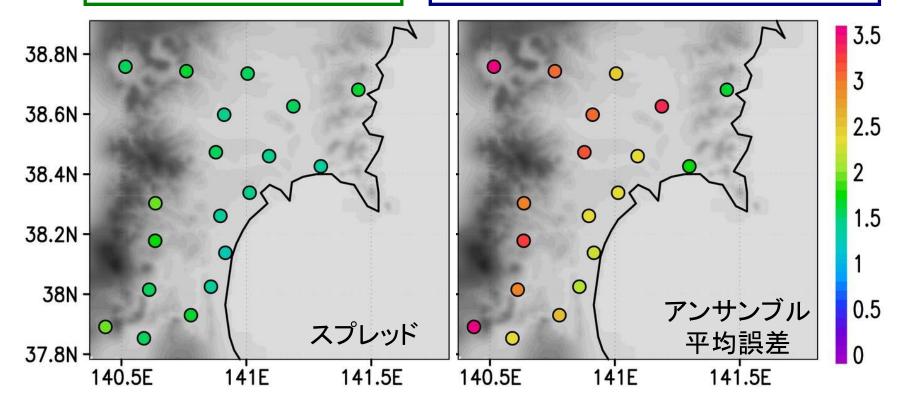


スプレッドとアンサンブル平均の誤差分布(4日目)

Spread at *i* - th Station

$$S_i = \sqrt{\frac{1}{M} \sum_{j=1}^{M} \left(x_{i,j} - \overline{x_i} \right)^2}$$

$$ME_i = \sqrt{\left(\overline{x_i} - x_i^o\right)^2}$$

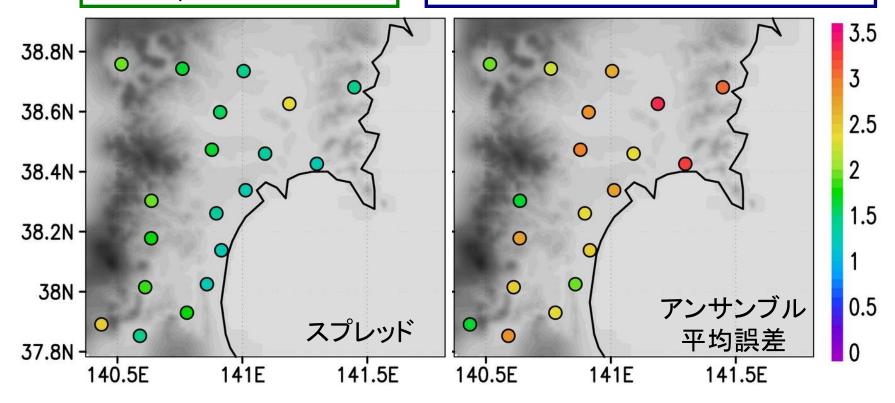


スプレッドとアンサンブル平均の誤差分布(6日目)

Spread at *i* - th Station

$$S_i = \sqrt{\frac{1}{M} \sum_{j=1}^{M} \left(x_{i,j} - \overline{x_i} \right)^2}$$

$$ME_i = \sqrt{\left(\overline{x_i} - x_i^o\right)^2}$$

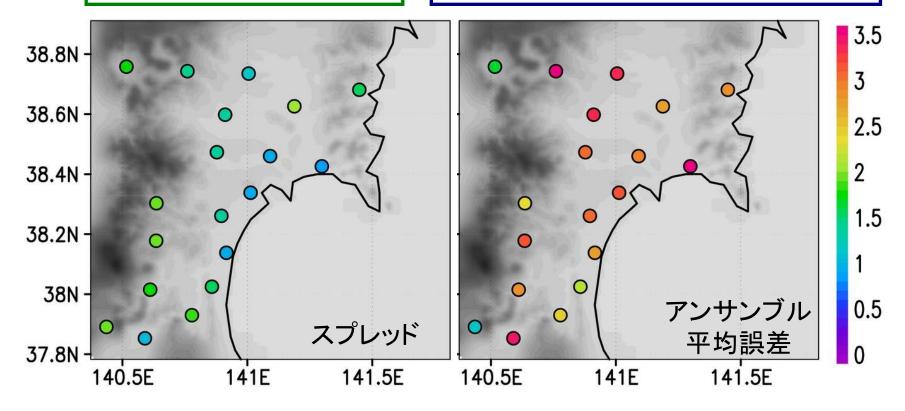


スプレッドとアンサンブル平均の誤差分布(8日目)

Spread at *i* - th Station

$$S_i = \sqrt{\frac{1}{M}} \sum_{j=1}^{M} \left(x_{i,j} - \overline{x_i} \right)^2$$

$$ME_i = \sqrt{\left(\overline{x_i} - x_i^o\right)^2}$$



まとめ

- ・メンバーにより、下層雲の表現に大きな差 →気温の日較差にばらつき(max:12°C)
- ・地点、予報時間を問わず、(スプレッド)く(アンサンブル平均誤差)であった。⇒モデルのバイアスが大きい
- ・地点によるスプレッドの違いがあまり見られない

今後の課題

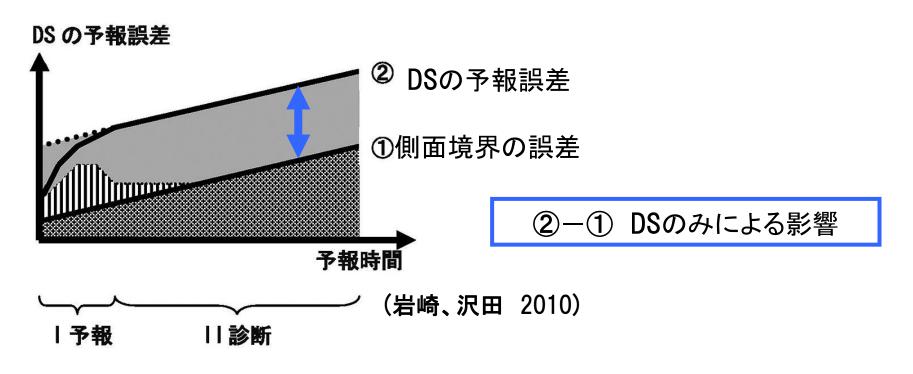
・地点による違いをさらに詳しく調べる

・アンサンブル平均の誤差の改善→ダウンスケールによるバイアスの修正

・複数の事例についてアンサンブル予報を行い、統計的にアンサンブルダウンスケール予報が有意か調べる。

Ⅲ. ダウンスケールの効果

ダウンスケールの効果



境界値の誤差を取り去る

初期值•境界值	1ヶ月アンサンブル(1.25度)→JRA-25(1.25度)
SST	固定→更新(24時間毎)

気温

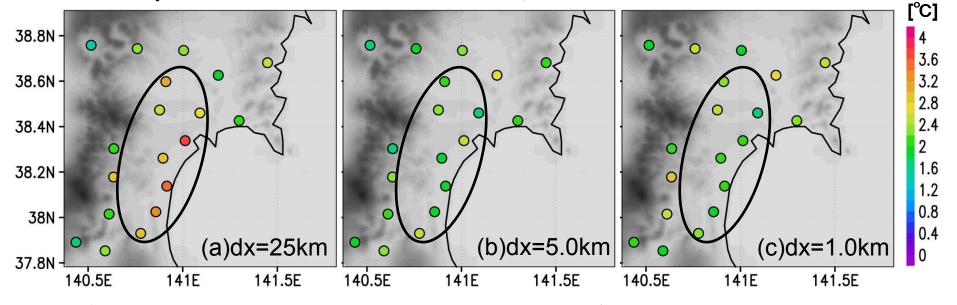
AMeDASとの比較 (気温)

$$E_{i} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{t=1}^{n} (x_{i,t} - x_{i,t}^{o})^{2}}$$

 E_i : Error at Station i

 $x_{i,t}$: Model Output at Station i at Time t

 $x_{i,t}^{o}$: Observation at Station i at Time t



計算期間(2003年7月21~8月5日)におけるAMeDAS各地点に対する気温のRMSE [℃] (a)水平解像度25km (b)水平解像度5.0km (c)水平解像度1.0km

日最低気温

・AMeDASとの比較(日最低気温)

$$E_{i} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{t=1}^{n} (x_{i,t} - x_{i,t}^{o})^{2}}$$

 E_i : Error at Station i

 $x_{i,t}$: Model Output at Station i at Time t

 $x_{i,t}^{o}$: Observation at Station *i* at Time *t*

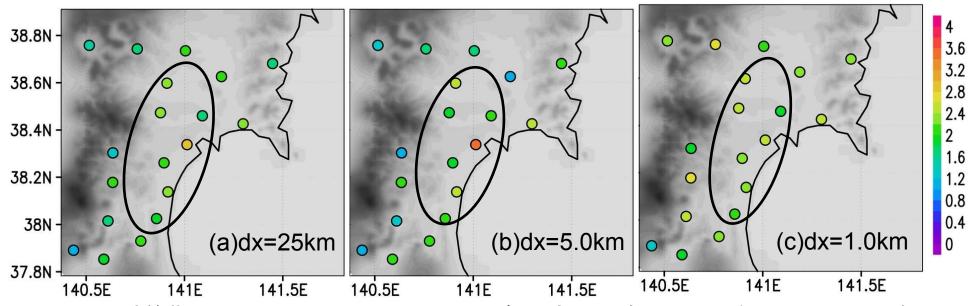


図 計算期間(15日間)におけるAMeDAS各地点に対する日最低気温のRMSE [℃] (a)水平解像度25km (b)水平解像度5.0km (c)水平解像度1.0km

気温の日較差

・AMeDASとの比較(日較差)

$$E_{i} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{t=1}^{n} (x_{i,t} - x_{i,t}^{o})^{2}}$$

 E_i : Error at Station i

 $x_{i,t}$: Model Output at Station i at Time t

 $x_{i,t}^{o}$: Observation at Station *i* at Time *t*

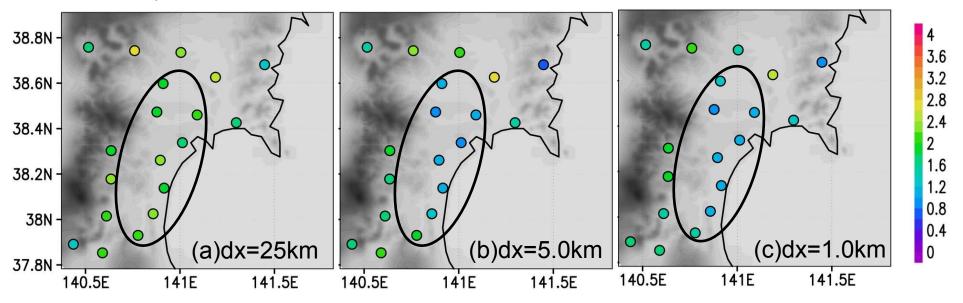
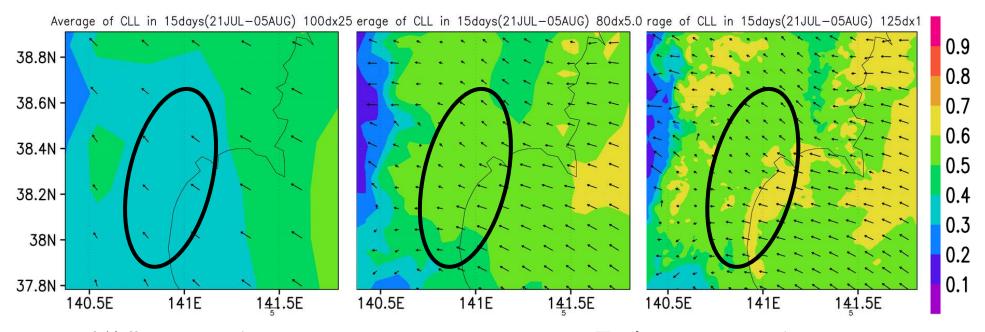


図 計算期間(15日間)におけるAMeDAS各地点に対する気温の日較差RMSE [℃] (a)水平解像度25km (b)水平解像度5.0km (c)水平解像度1.0km

下層雲



計算期間(2003年7月21~8月5日)における下層雲量(陰影)と地上風(矢印)の平均 (左)水平解像度25km (中央)水平解像度5.0km (右)水平解像度1.0km

下層雲

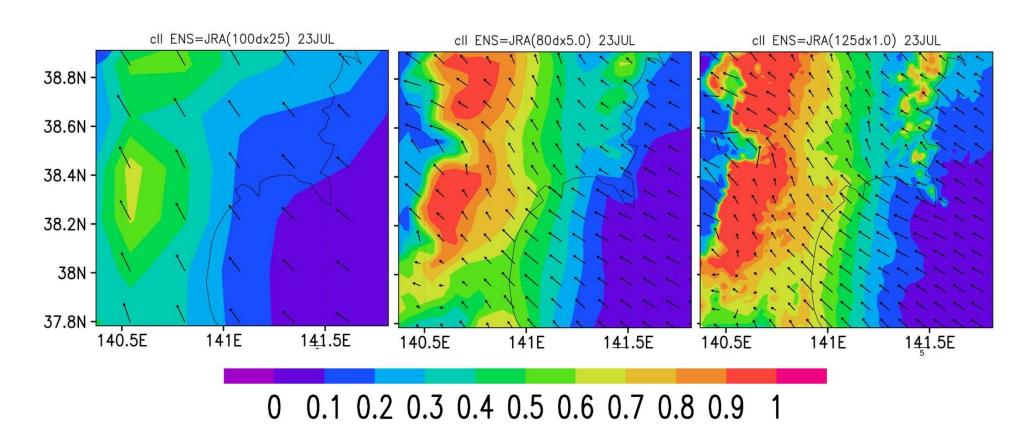
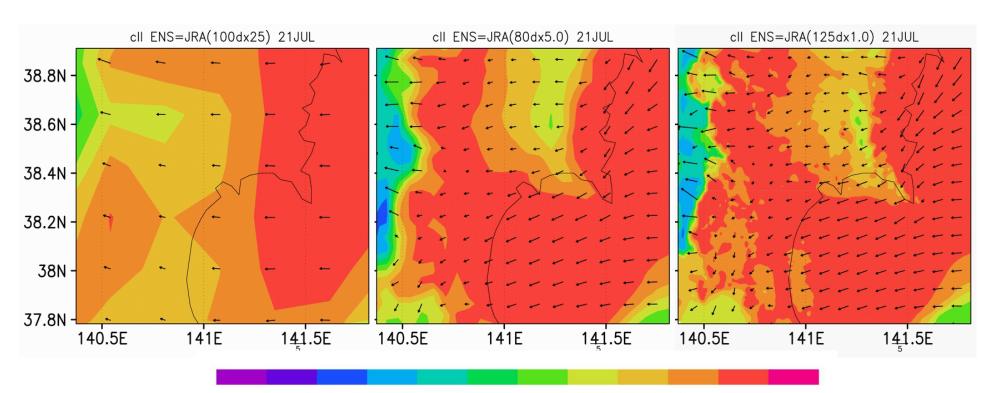


図 7月23日における下層雲量(陰影)と地上風(矢印)の平均 (左)水平解像度25km (中央)水平解像度5.0km (右)水平解像度1.0km

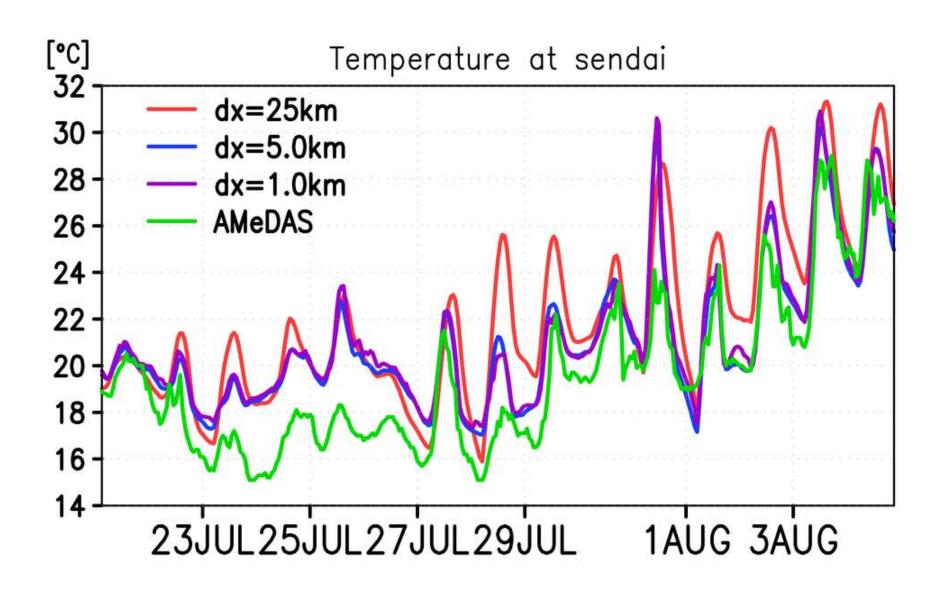
ダウンスケールの効果 ~まとめ~

- · 25km→5km
 - 下層雲の表現が良化
 - ⇒ 気温の日変化の誤差が減少
- · 5km→1km
 - 気温、下層雲の分布・量に大きな違いなし
 - ※ 地形のより複雑な地域(ex.岩手)について調べる必要

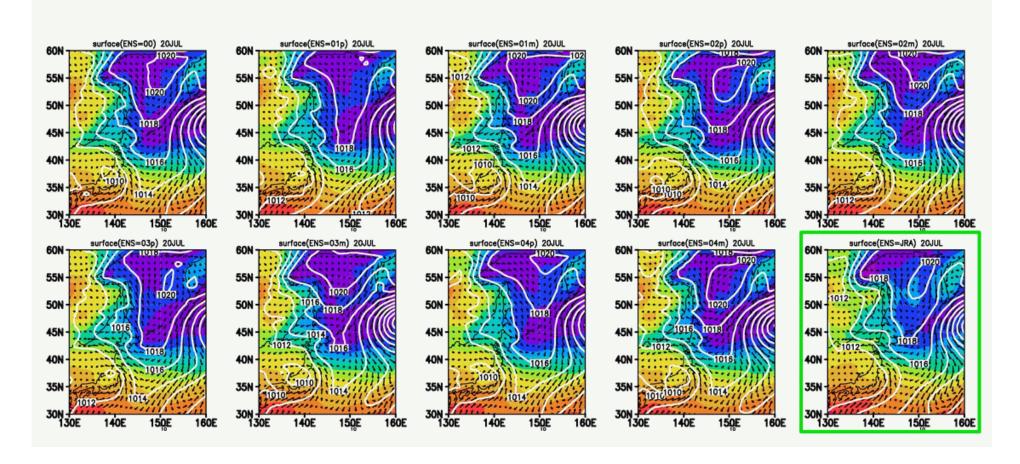
下層雲

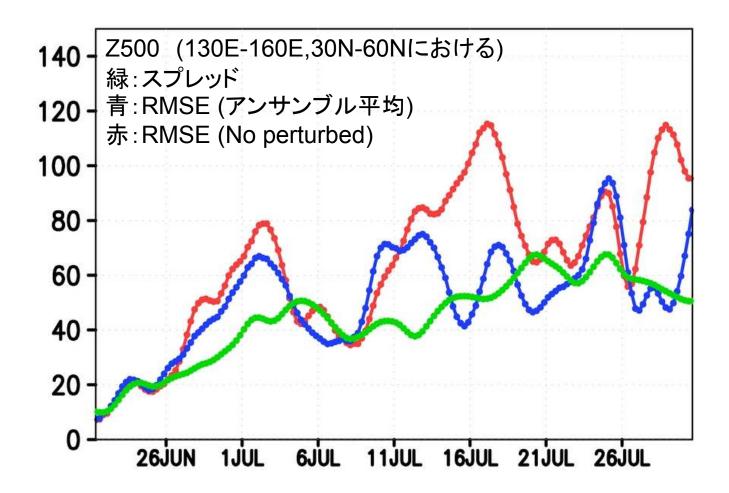


0 0.1 0.2 0.3 0.4 0.5 0.6 0.7 0.8 0.9 1



20JUL





予報結果 ~検証

・AMeDASとの比較(dx=1.0km)

