研究の概要

1. 研究の背景

温室効果ガスである CO2 の大気中濃度は産業革命以前の 1790 年には約 270ppm 程度であった が、人間活動による大気中への CO2 放出により現在では約 380ppm まで上昇している。海洋は、 人間活動により排出された CO2 の約 30%を吸収し、大気中の CO2 濃度の上昇率を抑える働きを しているといわれ (Gruber et al., 2009)、年間およそ 20 億トン (炭素換算)程度の CO2 を 吸収するといわれている。

しかし、既存の海洋の CO2 フラックスについての推定値は十分な数の観測値に基づいておら ず、大きな不確実性を含んでいる。また、海洋の CO2 フラックスの年々変動については様々な 手法から推定されてはいるが(Gurney et al., 2004; Jacobson et al., 2007; Patra et al., 2005; McKinley et al., 2004)、各推定値間にはばらつきがあり、それぞれの推定値もまた 大きな不確実性を持っている。

本研究では、より確からしい海洋の CO2 フラックスの推定を目的として、確度の高いモデル 計算を実現するデータ同化に基づいた計算手法を提案・実施し、海洋による CO2 吸収の年々変 動を計算し解析を行った。

2. 実験・解析方法の概要

本推定法は、 海洋中の炭素や栄養素などの物質の輸送を計算する海洋輸送モデル、 海洋 中の炭素循環に関わる基本的な化学・生物プロセスをパラメータ化した生物地球化学モデル、

船舶調査から得られた観測データのモデルへの同化(データ同化)、の 3 つの主な要素から 構成される。

海洋の CO2 フラックス推定値は、上記の生物地球化学モデルを輸送モデルに組み込んだ結合 モデルによるモデル計算から得られる。モデル計算では、1996 年~2004 年の海洋の二酸化炭素 分圧(pCO2)の観測値(約 24 万データ)をモデル内で計算されるモデル変数に対する拘束条件 として使用することでモデル計算値と観測値との差を最小化し、モデル計算結果の信頼性の向 上を図った。

本研究の解析では、このデータ同化がモデルの計算性能に顕著な改善をもたらしたことが示 された。推定計算の主要な要素について以下に述べる。

2.1 輸送モデル

海洋における溶存無機炭素(DIC)の輸送は、輸送モデル OTTM (Ocean Tracer Transport Model)を用いて計算した。OTTM では、海流、温度や塩分濃度などの再解析値データを入力デ ータとして利用し、移流、拡散、及び海洋上層の季節的な垂直混合を考慮し 物質の輸送を計算 する (Valsala et al. 2008)。

2.2 化学モデル

本モデルの化学プロセスでは、DIC(炭酸、重炭酸、溶存二酸化炭素)を考慮し、これを海洋 中の総炭素量とした。DIC は、海洋上層において植物性プランクトンによるバイオマス生成 (光合成)により消費され、再無機質化と呼ばれるプロセスを通して海洋深層の DIC に戻る。 海洋の CO2 フラックス(GASEX)は、大気中と海洋中の二酸化炭素分圧(pCO2)の差によって、吸 収あるいは放出が決まる。この化学モデルは Orr et al.(1999)から応用した。

2.3 生物モデル

生物プロセスでは、植物性プランクトンによるリン酸を栄養素としたバイオマス生成を考慮 する。バイオマスは表層の真光層(水深 0~140 メートルの海洋上層)で生成され、そのプロセ スは以下の式で表される。

 $B(z) = - \cdot (|I/I+I_0|) \cdot (P/P+P_0)$ (1)

このとき、I は光合成有効放射 (PAR)、P は海洋中のリン酸量、 はバイオマス生成に関わる係数である。I₀ と P₀ はそれぞれ PAR とリン酸量の飽和値である。バイオマス生成と DIC 消費の間には、レッドフィールド比 ($R_{c:p}$)の関係がある。バイオマス B(z)は再無機質化され DIC に戻る。これらの数式は Dutkiewicz et al. (2001) に示されている。

最後に、輸送モデルに生物・化学モデルを結合し、モデル全体の方程式は以下のように示される。

 $d[DIC]/dt = R_{c:p} \cdot B(z) + GASEX$ (2)

このとき、左辺第一項は物理的輸送と混合による DIC の変動量合計である。

2.4 pC02 観測値のモデルへの同化

データ同化では、海洋表層の pCO2 の観測データを入力し、モデル内で計算される pCO2 を観 測値を拘束条件として用いて修正し、観測を反映したより現実に近い計算結果を得る。本研究 では、変分法によるデータ同化の手法を用いた。本研究のデータ同化では、モデルが計算する pCO2 とそれに対応する観測値との差の二乗を目的関数」として定義し、最小化した。

 $J = w_1 (pC02 - pC02_{ST})^2 + w_2 (pC02 - pC02_{CL})^2$ (3)

ここで、 $pCO2_{st}$ は船舶調査による pCO2 観測値、 $pCO2_{cL}$ は Takahashi et al. (2007) から得 られた pCO2 データの 12 ヶ月(1月~12月)平均値、w1 と w2 は重み付け係数である。この目 的関数 J の最小化は、モデル計算値とそれに対応する観測値との差を最小化する作業に相当し、 データ同化後のモデル計算値はデータ同化前の値と比較して観測値により近い値となる。

本研究のデータ同化は、以下のステップで行われる。

(a) 2 ヶ月のモデル計算を行い、船舶の航路に対応するモデル pC02 値ならびに他の同化計算に 必要なモデル変数を得る。pC02 観測値は、平衡定数を使用して DIC 濃度に換算する。

(b) 目的関数(式3)の導関数(随伴方程式)を導出する。(制御変数はDIC)

(c) (b) で導出された随伴方程式を(a)のモデル計算の終点(モデル計算開始から2ヶ月後)か ら計算開始時点まで時間をさかのぼって積分し、目的関数J(すなわち、観測値とモデル計算 値の差)を最小化するための、計算初期における制御変数に対する修正量を求める。

(d)制御変数が修正された後、(a)-(c)の計算を同じ 2 ヶ月間について再度実行する。このプロ セスは、モデル pCO2 値と観測値の差が 10ppm 未満になるまで繰り返される。 (e) (a)から1ヶ月時間を進めて、(a)から(d)の一連のデータ同化プロセス繰り返す。本研究では、1996年から2004年の間について計算を行った。

3. 解析結果

3.1 データ同化後の pC02 計算値

図1の左列に、Takahashi et al. (2007)の観測データを同化した計算から得られた 1996 年 ~2004 年の pC02 計算値の年平均値を示す。データ同化を行って得られた pC02 計算値は、観測 値の年平均とよく似た空間パターンを示している。図1の右列は、データ同化を行わない場合 と比較したときの pC02 計算値の観測値からの誤差の減少率(%)を示す。データ同化により、 pC02 計算値の年平均値の観測値からの偏差(図1右上)は平均 60%低減されており、pC02 計 算値の季節性についての積算誤差(図1右下)は約40~50%低減されている。これらは、pC02 観測値をモデルに同化したことによるモデルの計算性能の大きな改善であり、本モデルにより 計算される C02 フラックスの推定値の信頼性を裏付けるものである。



左下 Takahashi et al., (2007) による年平均 pC02 観測値(µatm)。

右上 データ同化を行なわない場合と比較したときの pCO2 計算値の年平均(値)のバイアス誤 差の減少率(%)。

右下 右上と同様に、pC02 計算値の季節性についての積算誤差の減少率(%)。

3.2 同化後 pC02 から得る C02 フラックス推定値

データ同化によって pCO2 について観測値からの年平均値の偏差と季節性の誤差が少ない、精度の高い計算が可能になったことにより、本手法で得られる CO2 フラックス推定値は従来より も信頼性が高いといえる。本研究で得られた CO2 フラックス推定値と観測に基づく推定値 (Takahashi et al. 2009)の季節変動の相関を 図 2 の左上のパネルに示す。一部、相関が弱い 地域が見られたが、大半の海域については、99%以上の有意性で高い相関が見られた。

図 2 の左下に、1996 年~2004 年のデータ同化を行ったモデル計算から得られた CO2 フラック ス平均値(gram/m²/年)を示す。図中の正の値は海洋からの CO2 の放出、負の値は吸収を示す。 図 2 の右上に年間正味 CO2 フラックス(炭素換算)の年々変動を示す(10 億トン/年)。年平 均の年間正味 CO2 フラックスは-14.8 億トン(炭素換算)であった。そのうち、南大洋(40°S ~ 90°S)のみで、年間約 4.1 億トン(炭素換算)の CO2 を吸収していることが示された。また、 全球の海洋による CO2 吸収量の年々変動幅は、約 4 億トン(炭素換算)である。図 2 の右下に 東部太平洋熱帯域(図 2 左下の赤線の領域)における年間正味 CO2 フラックスの年々変動を示 す。結果から、エルニーニョが観測された 1997 年~1998 年と 2003 年~2004 年には、約 4 億ト ン(炭素換算)の CO2 が放出されたことが示された。

4. 当研究の結果の意義と将来展望

船舶で取得される pCO2 観測値は地域的にも期間的にも限られており、時空間的に大きなギャ ップがある。それゆえ、観測値のみを用いて全球の海洋の CO2 フラックスを推定することは難 しい。データ同化を用いたモデル計算は、観測データを全球を考慮するモデル計算に取り込む ことで、時空間的ギャップを持つ観測データをモデルの計算性能の向上に有効利用することを 可能にしている。本研究では、このようなデータ同化に基づいた計算手法により、従来よりも 誤差の小さい確度の高いモデル計算を実現し、より信頼性の高い海洋の CO2 フラックスのモデ ル推定値を得た。このことは、北太平洋や北大西洋のように大量の pCO2 観測値が利用可能な地 域で、モデルと観測値は極めてよい一致を示したのに対し、利用可能な観測データが少ない地 域では、モデルの性能が改善せず、同化後の pCO2 計算値と CO2 フラックス推定値に観測との不 一致があったことからも明らかである。

このように、本研究の手法は、確度の高いモデル計算の実現のための pC02 観測値の直接的な 応用例であり、この方法により、1996 年~2004 年の複数年にわたる信頼性の高い CO2 フラック スのデータセットを作成することができた。

今後は、観測値の利用が十分ではなかった地域におけるモデルの計算性能の向上が課題である。本研究の結果は、海洋表層の pC02 データ収集のため、より頻繁かつ広域的な観測ネットワークを構築することの重要性を示唆するものであり、その拡充が今後のよりよい推定のために 期待される。

また、生物モデルに対して、より多くの有機物を考慮できるような拡張を行い、観測データ が利用可能なその他の変数についてもデータ同化を行っていく予定である。(当研究の詳細に ついては、Tellus-Bの11月号(Valsala and Maksyutov, 2010, Vol. 62, Issue 5, 821-840)を参 照)



図 2: 左上 本研究の CO2 フラックス推定値と観測に基づく推定値(Takahashi et al., 2009)の季節変 動の相関。

- 左下 1996 年から 2004 年における海洋の CO2 フラックスの平均値(gram/m²/年)。
- 右上 海洋の全球年間正味 CO2 フラックス(10億トン/年)。
- 右下 東部太平洋熱帯域における年間正味 CO2 フラックス(10 億トン/年)。ここで、年間正味 CO2 フラックスは共に炭素換算。

参考文献

Dutkiewicz, S., Marshall, M. F. J. and Gregg, W. W. 2001. Interannual variability of phytoplankton abundances in the north Atlantic. Deep-Sea Res. 48, 2323 2344.

Gruber, M. Gloor, M., Fletcher, S. E. M., Doney, S. C., Dutkiewicz, S. and co-authors. 2009. Oceanic sources, sinks and transport of atmospheric CO2. Global Biogeochem. Cycles 23, doi:10.1029/2008GB003349.

Gurney, K. R., Law, R. M., Denning, A. S., Rayner, P. J., Pak, B. and Transom-3-L2-modelers 2004. Transcom-3 inversion intercomparison: control results for the estimation of seasonal carbon sources and sinks. Global Biogeochem. Cycles 18, doi:10.1029/2003GB002111.

Jacobson, A. R., Fletcher, S. E. M., Gruber, N., Sarmiento, J. L. and Gloor, M. 2007. A joint atmosphere-ocean inversion for surface fluxes of carbon dioxide: 2. Regional results. Global Biogeochem. Cycles 21, doi:10.1029/2006GB002703.

McKinley, G. A., Follows, M. J. and Marshall, J. 2004. Mechanism of air sea CO2 flux variability in the equatorial Pacific and North Atlantic. Global Biogeochem. Cycles 18, doi:10.1029/2003GB002179. Orr, J. C., Najjar, R., Sabine, C. L. and Joos, F. 1999. Abiotic-HOWTO. LSCE/CEA Saclay, Gif-sur-Yvette, France, 25 pp.

Patra, P. K., Maksyutov, S., Ishizawa, M., Nakazawa, T., Takahashi, T. and co-authors. 2005. Interannual and decadal changes in the air-sea CO2 flux from atmospheric CO2 inverse modeling. Global Biogeochem. Cycles 19, doi:10.1029/2004GB002257.

Takahashi, T., Sutherland, S. C. and Kozyr, A. 2007. Global ocean surface water partial pressure of CO2 database: measurements performed during 1968-2006 (Version 1.0). ornl/cdiac-152, ndp-08. Carbon Dioxide Information Analysis Center 20.

Takahashi, T., Sutherland, S. C., Wanninkhof, R., Sweeney, C., Feely, R. A. and co-authors. 2009. Climatological mean and decadal changes in surface ocean pC02 and net sea-air C02 flux over the global oceans. Deep-Sea Res. II 56, 554 577.

Valsala, V., and S. Maksyutov. 2010. Simulation and assimilation of global ocean pCO2 and air sea CO2 fluxes using ship observations of surface ocean pCO2 in a simplified biogeochemical offline model. Tellus-B. 62, 821-840.

Valsala, V., Maksyutov, S. and Ikeda, M. 2008. Design and validation of an offline oceanic tracer transport model for a carbon cycle study. J. Clim. 21, 2752 2769.