



Московский государственный университет имени М.В. Ломоносова
Факультет вычислительной математики и кибернетики
Кафедра вычислительных методов

Ефимова Анна Александровна

***"Изучение эффективности вариационного алгоритма
усвоения данных при численном решении уравнения
переноса по схеме уголок".***

ВЫПУСКНАЯ КВАЛИФИКАЦИОННАЯ РАБОТА

Научный руководитель:
д.ф.-м.н., профессор
В. М. Головизнин

Москва 2018

Цель работы

- Разработать программу решения прямой задачи для простейшего уравнения переноса по схеме первого порядка аппроксимации «уголок»
- Сформулировать задачу восстановления неизвестных начальных условий по результатам измерений значений искомой функции на дискретном множестве точек
- Построить сопряженную систему разностных уравнений
- Вычислить градиент функционала невязки
- Запрограммировать градиентный метод поиска минимума функционала невязки
- Исследовать сходимость алгоритма вариационного усвоения данных в зависимости от полноты данных мониторинга

Постановка прямой задачи

$$\frac{\partial \varphi}{\partial t} + c \frac{\partial \varphi}{\partial x} = 0; \quad c = 1; \quad x \in [0, 1]; \quad t \in [0, 1];$$

$$\varphi(x, 0) = f(x); \quad \varphi(0, t) = 0; \quad f(x) = \exp\left[-\left(\frac{x-0.2}{0.1}\right)^2\right] + \exp\left[-\left(\frac{x-0.25}{0.1}\right)^2\right];$$

Постановка задачи усвоения данных

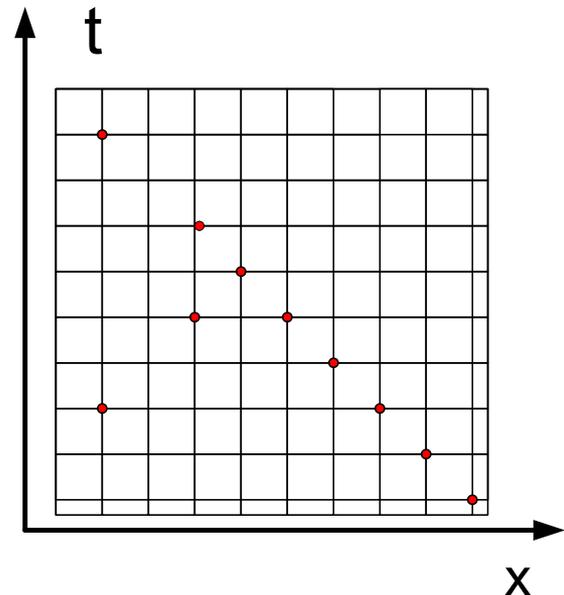
Найти минимум функционала

$$\Phi = \frac{1}{2} \iint \sum (\varphi - \varphi^*)^2 \delta(x - x_k, t - t_l) dx dt; \Rightarrow \min \Phi$$

На решениях уравнения

$$\frac{\partial \varphi}{\partial t} + c \frac{\partial \varphi}{\partial x} = 0; \quad c = 1; \quad x \in [0, 1]; \quad t \in [0, 1];$$

При различных начальных данных $\varphi(x, 0) = f(x)$;



Численное решение прямой задачи

$$\frac{\varphi_i^{n+1} - \varphi_i^n}{\tau} + c \cdot \frac{\varphi_i^n - \varphi_{i-1}^n}{h} = 0; \quad \tau = \frac{1}{N-1}; \quad h = \frac{1}{M-1};$$

$$\varphi(x_i, 0) = f(x_i); \quad i = 1, \dots, M;$$

$$\varphi(0, t_n) = 0; \quad n = 1, \dots, N-1;$$

Разностная задача восполнения начальных данных

Найти минимум функционала

$$\min \Phi \{ \varphi(x_i, 0) \} = \sum_{k, l \in sh1} (\varphi_k^l - \varphi_k^{*l}) \cdot \tau h \cdot \delta(i-k, n-l);$$

При условии

$$\frac{\varphi_i^{n+1} - \varphi_i^n}{\tau} + c \cdot \frac{\varphi_i^n - \varphi_{i-1}^n}{h} = 0; \quad \tau = \frac{1}{N-1}; \quad h = \frac{1}{M-1};$$

$$\varphi(0, t_n) = 0; \quad n = 1, \dots, N-1;$$

Функция Лагранжа

$$\Phi^* \{ \varphi(x_i, 0) \} = \frac{1}{2} \sum_{k, l \in sh1} (\varphi_k^l - \varphi_{*k}^{*l})^2 \cdot \tau h \cdot \delta(i - k, n - l) +$$
$$+ \sum_i \sum_n \lambda_i^n \left\{ \frac{\varphi_i^{n+1} - \varphi_i^n}{\tau} + c \cdot \frac{\varphi_i^n - \varphi_{i-1}^n}{h} = 0; \right\} \cdot \tau h$$

Сопряженная задача

$$\frac{\lambda_i^{n-1} - \lambda_i^n}{\tau} + c \cdot \frac{\lambda_{i+1}^n - \lambda_i^n}{h} = (\varphi_k^l - \varphi_{*k}^{*l}) \delta(i - k, n - l);$$

$$\lambda_i^N = 0, \quad i = 1, M - 1; \quad \lambda_M^n = 0, \quad n = N, \dots, 2;$$

Градиентный метод минимизации функционала

Градиент функционала

$$\frac{\partial \Phi^* \{ \varphi(x_i, 0) \}}{\partial \varphi_i^1} = \lambda_i^1; \quad \text{grad}(\Phi)^* = (\lambda_1^1, \lambda_2^1, \dots, \lambda_{M-1}^1)^T;$$

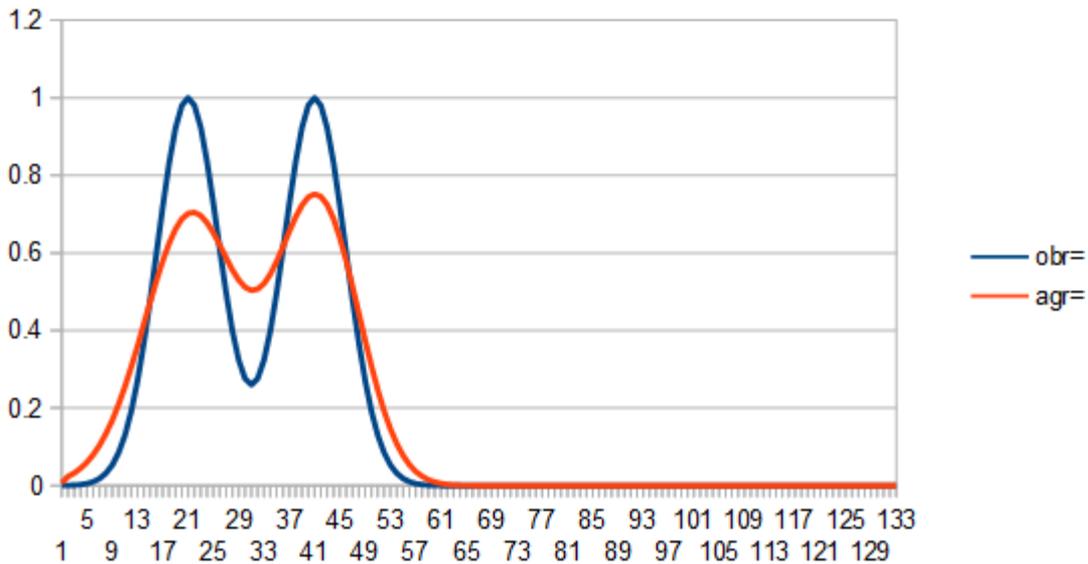
Метод градиентного спуска

$$\left(\varphi_i^1 \right)^{s+1} = \left(\varphi_i^1 \right)^s - \omega^{s+1} \cdot \frac{\partial \Phi^*}{\left(\partial \varphi_i^1 \right)^s};$$

Итерационные параметры подбираются экспериментально

Примеры расчетов

Градиент функционала. 100 измерений, по одному на каждый пространственный узел в разные моменты времени



Число пространственных узлов – 100, временных слоев - 300

Заключение

- Разработана программа решения прямой задачи для простейшего уравнения переноса по схеме первого порядка аппроксимации «уголок»
- Получена сопряженная система разностных уравнений
- Запрограммирован градиентный метод поиска минимума функционала невязки
- Частично исследована сходимость алгоритма вариационного усвоения данных в зависимости от полноты данных мониторинга

Спасибо за внимание!