Лабораторная работа № 3

Тема: Решение задач методом случайного поиска.

Задание:

Найти минимум функции:

$$y = \cos(x) + \frac{1}{b}\cos(a*x+1) + \frac{1}{b^2}\cos(a^2*x+2) + \frac{1}{b^3}\cos(a^3*x+3) + \frac{1}{b^4}\cos(a^4*x+4)$$

где

а — кол-во букв в фамилии,

b — введённое пользователем значение в диапазоне [2, 10].

Ход работы:

- 1. Организовать ввод пользователя: Стартовая точка (x_0) и параметр b. Проверить правильность ввода параметров.

(итерация) (функционал) (аргумент)

(текущее значение шага)

3. Протестировать программу. Т.к. стартовая точка может быть «далека» от «хорошего» решения (локального или глобального минимума), для поиска решения может понадобиться несколько запусков программы. Провести тесты с разными значениями начального шага α . Определить оптимальный вариант комбинации (поиска, сходимости): (α , c).

Предлагаемый алгоритм для решения задачи:

- 1. Задать начальную точку x_0 . Задать начальный шаг lpha .
- 2. Вычислить значение функционала у(x_0).
- 3. Сгенерировать новую точку x_1 по закону:

 $x_1 = x_0 + \alpha * rand$,

где: α - шаг, rand – случайное число равномерно распределенное в диапазоне (-1,1).

- 4. Вычислить значение функционала у(x_1).
- 5. Если $y(x_1) < y(x_0)$, тогда принимаем $x_0 = x_1$ и $y^* = y(x_1)$.
- 6. Изменяем шаг: $\alpha = c\alpha$, где $c \in (0.75,0.999)$. Параметр c характеризует процесс замедления интенсивности поиска, т.е. чем дольше идёт поиск, тем меньше «разброс» в генерации новой точки (x_1). В п.1 алгоритма можно увеличить параметр шага, что бы на начальных этапах попытаться найти глобальный экстремум.
- 7. Проверка условия останова: Если условие останова выполняется, тогда завершаем работу алгоритма, иначе переход к **п. 3**. Условия: а) Последние п итераций не происходило «улучшение» функции (п параметр терпения); б) Значение шага стало очень маленьким и дальнейший поиск может не дать лучших результатов ($\alpha < \alpha_{\min}$, можно определить $\alpha_{\min} = 0.0001$); в) Ограничение на количество итераций N_{\max} .

Примечание 1. Данный подход относится к классу «жадных» алгоритмов, т.к. принимается лучшее решение на каждом шаге.

Примечание 2. Правила изменения напоминают градиентный метод, только новая точка выбирается в некоторой окрестности текущей точки с радиусом $\,lpha\,$.

Примечание 3. Алгоритм показывает хорошие результаты, если заменить генератор распределения для rand на нормальное $(0, \sigma)$.

Примечание 4. Как можно изменить алгоритм, если разрешить функции иногда «ухудшать» свое значение?