

Более подробно о каждой из функций можно узнать с помощью `help(*Нужная функция*)`

`_get_hessian(func, args)` - Возвращает матрицу Гессе входной функции по входным переменным.

`_take_input(ask_restriction=False)` - Создает интерактивный ввод для пользователя и возвращает полученные данные в виде словаря.

`_make_real(points, args)` - Функция проходит по всем входным точкам, и если у точки есть комплексное значение, оставляет только действительную часть.

`_check_point(hesse, point)` - Функция делает вывод о типе экстремума входной точки с помощью определённости матрицы Гессе.

`_filter_points(args, points, bounds)` - Отбирает те точки, которые лежат в пределах входных ограничений.

`_plot(func, points, bounds=None, restriction=None)` - Строит график входной и ограничивающей (если задана) функции отображает точки экстремумов на ней.

`find_local_extremas()` - Находит точки экстремумов функции, строит её график и отображает на нём найденные точки.

`def lagrange()` - Находит методом Лагранжа точки экстремумов функции, строит на графике исходную и ограничивающую функцию и отображает на ней найденные точки.

`ask_input(ask_bounds=False, ask_initial_point=False)` - Запрашивает у пользователя входные данные.

Параметры:

`ask_bounds (bool, default=False):`

Если True, запрашивает у пользователя границы аргумента, точность метода и макс. кол-во итераций

`ask_initial_point (bool, default=False):`

Если True, запрашивает у пользователя начальную точку, первый и второй параметр для условия Вольфе, а также максимальное ограничение по аргументу

`golden_ratio(func, bounds, accuracy=None, show_interim_results=False, max_iter=None, show_convergency=False, return_data=False)` - Находит минимум функции методом золотого сечения на заданном интервале.

Параметры:

func (function): Исследуемая функция

bounds (tuple or list): Исследуемый интервал accuracy (float, default=None): Точность метода

max\_iter (int, default=None): Максимальное количество итераций

show\_interim\_results (bool, default=False): Если True, выводит на экран датасет с промежуточными результатами

show\_convergency (bool, default=False): Если True, выводит на экран график сходимости

алгоритма return\_data (bool, default=False): Если True, добавляет в возвращаемый словарь датасет с промежуточными результатами

parabola\_method(func, bounds, accuracy=None, max\_iter=None, show\_interim\_results=False, show\_convergency=False, return\_data=False) - Находит минимум функции парабол на заданном интервале.

Параметры:

func (function): Исследуемая функция

bounds (tuple or list): Исследуемый интервал accuracy (float, default=None): Точность метода max\_iter (int, default=None): Максимальное количество итераций

show\_interim\_results (bool, default=False): Если True, выводит на экран датасет с промежуточными результатами

show\_convergency (bool, default=False): Если True, выводит на экран график сходимости

алгоритма return\_data (bool, default=False): Если True, добавляет в возвращаемый словарь датасет с промежуточными результатами

combined\_brent(func, bounds, accuracy=None, max\_iter=None, show\_interim\_results=False, show\_convergency=False, return\_data=False) - Находит минимум функции комбинированным методом Брента на заданном интервале.

Параметры:

func (function): Исследуемая функция

bounds (tuple or list): Исследуемый интервал accuracy (float, default=None): Точность метода max\_iter (int, default=None): Максимальное количество итераций

show\_interim\_results (bool, default=False): Если True, выводит на экран датасет с промежуточными результатами

show\_convergency (bool, default=False): Если True, выводит на экран график сходимости

алгоритма return\_data (bool, default=False): Если True, добавляет в возвращаемый словарь датасет с промежуточными результатами

`bfgs_method(func, x0, c1=None, c2=None, max_iter=None, max_arg=None, accuracy=None, show_interim_results=False, return_data=False)` - Находит минимум функции методом BFGS.

Параметры:

`func (function)`: Исследуемая функция

`x0 (float)`: Начальная точка

`c1 (float, default=None)`: Первый параметр условия Вольфе

`c2 (float, default=None)`: Второй параметр условия Вольфе

`max_iter (int, default=None)`: Максимальное количество итераций

`max_arg (float, default=None)`: Ограничение на максимальное значение аргумента

`accuracy (float, default=None)`: Точность метода `show_interim_results (bool, default=False)`:

Если True, выводит на экран датасет с промежуточными результатами

`return_data (bool, default=False)`: Если True, добавляет в возвращаемый словарь датасет с промежуточными результатами

`solve(compare=False)` - Создаёт интерактивный ввод и находит минимум вводимой функции выбранным методом

Параметры:

`compare (bool, default=False)`:

Если True, выводит таблицу со сравнением решений задач всеми методами

`_find_center(func, x1, x2, x3)` - Находит центр параболы, построенной по трём точкам.

Параметры:

`func (function)`: Исследуемая функция `x1 (float)`: Первая точка

`x2 (float)`: Вторая точка

`x3 (float)`: Третья точка

`_show_convergency(data)` - Строит график сходимости алгоритма и выводит на экран размеры интервалов.

Параметры:

`data(list)`: Список значений размеров интервалов

`_gradient(expr, point)` - Считает значение градиента функции в точке.

`_visualize(func, history)` - Строит 3d график функции и scatter plot движения градиента

`ask_input(ask_alpha=False, ask_alpha0=False, ask_delta=False, ask_gamma=False, ask_history=False, ask_visualizing=False)` - Запрашивает у пользователя входные данные

`constant_gradient_descent(func, x0, alpha=0.1, max_iter=500, epsilon=1e-5, show_history=False, visualize=False)` - Находит точку минимума функции методом градиентного спуска с константным шагом

`step_splitting_gd(func, x0, alpha0=0.1, delta=0.1, gamma=0.1, max_iter=500, epsilon=1e-5, show_history=False, visualize=False)` - Находит точку минимума функции методом градиентного спуска с дроблением шага

`fastest_gd(func, x0, max_iter=500, epsilon=1e-5, show_history=False, visualize=False)` - Находит точку минимума функции методом наискорейшего градиентного спуска

`conjugate_gradient_method(func, x0, max_iter=500, epsilon=1e-5, show_history=False, visualize=False)` - Находит точку минимума функции методом Ньютона-сопряжённого градиента.

`compare()` - Запрашивает у пользователя входные данные через и выводит на экран таблицу с результатами работы всех алгоритмов

`gradient_descent()` - Предлагает пользователю выбрать алгоритм решения, запрашивает у него данные и находит точку минимума, выбранным алгоритмом

`Lin_reg(x, y, test_size =0.2, graph = False, in_pairs = False)`

Функция `Lin_reg` строит линейную регрессию для заданных данных. Параметры:

`x` - pandas Датафрейм экзогенных переменных

`x` - pandas Датафрейм эндогенных переменных

`test_size` - размер тестовой выборки. По умолчанию - 0.2

`graph` - Если True, выводит график регрессии. По умолчанию - False

`in_pairs` - Если True, строит парные регрессии для всех столбцов из `x`. По умолчанию - False

Функция возвращает массив коэффициентов и свободный член регрессионной модели.

`Poly_reg(x=x, y=y, test_size =0.2, degree = 2, graph = False)`

Функция `Poly_reg` строит парные полиномиальные регрессии для каждого `x` и `y` из заданных данных.

Параметры:

x - pandas Датафрейм экзогенных переменных

x - pandas Датафрейм эндогенных переменных

test\_size - размер тестовой выборки. По умолчанию - 0.2

graph - Если True, выводит график регрессии. По умолчанию - False

degree - Степень полинома. По умолчанию - 2

extract\_coeffs(expr, symbols) - Извлекает коэффициенты из sympy выражения.

Параметры:

expr (sympy expression): уравнение или неравенство в виде sympy выражения

symbols (List[sympy.Symbol]): список из переменных, коэффициенты перед которыми извлекаются

Возвращаемое значение:

res (List[float]): список коэффициентов

solve() - Запрашивает у пользователя входную функцию, её аргументы, ограничения, начальную точку и находит точку экстремума при заданных ограничениях

Параметры: None

Возвращаемое значение:

opt.x (np.array): координаты точки экстремума

logistic\_regression(X\_train, y\_train, X\_test, y\_test, regularization=None, visualize=False) - Классификатор, основанный на логистической регрессии.

Параметры:

X\_train (np.ndarray):

массив признаков обучающей выборки

y\_train (np.array):

Вектор меток целевого признака обучающей выборки

X\_test (np.ndarray):

массив признаков тестовой выборки

y\_test (np.array):

Вектор меток целевого признака тестовой выборки

regularization {"l1", "l2", "None"}, default='None':

Параметр регуляризации

visualize (bool), default=False:

Если True, строит график классификации

Возвращаемое значение: answer (dict) - Словарь, в котором хранятся

предсказанные метки для тестовой выборки, а также массив весов признаков

svm(X\_train, y\_train, X\_test, y\_test, visualize=False) – Классификатор, основанный на векторе опорных векторов.

Параметры:

X\_train (np.ndarray):

массив признаков обучающей выборки

y\_train (np.array):

Вектор меток целевого признака обучающей выборки

X\_test (np.ndarray):

массив признаков тестовой выборки

y\_test (np.array):

Вектор меток целевого признака тестовой выборки

visualize (bool), default=False:

Если True, строит график классификации

Возвращаемое значение: answer (dict) - Словарь, в котором хранятся предсказанные метки для тестовой выборки, а также массив весов признаков

compare(X\_train, y\_train, X\_test, y\_test, regularization=None) - Сравнивает показатели времени и точности различных классификаторов на одном наборе данных.

Параметры:

X\_train (np.ndarray):

массив признаков обучающей выборки

y\_train (np.array):

вектор меток целевого признака обучающей выборки

X\_test (np.ndarray):

массив признаков тестовой выборки

y\_test (np.array):

Вектор меток целевого признака тестовой выборки

Возвращаемое значение: None

Функция-метод для ввода данных для решения задачи максимизации.

```
# def input_d()
```

```
"""Выходные данные: список введенных значений, list """
```

Функция-метод для обработки введенных данных.

```
# def processing(s)
```

```
"""Входные данные: s - список введенных значений, list
```

```
Выходные данные: кортеж обработанных данных, tuple"""
```

Функция-метод для создания матрицы симплекс-метода. # def to\_tableau(c, A, b)

```
"""Входные данные:
```

```
c - вектор коэффициентов функции максимизации, list A - матрица коэффициентов  
ограничений, list
```

```
b - вектор ограничений, list
```

```
Выходные данные: матрица симплекс-метода, list """
```

Функция-метод для проверки матрицы симплекс-метода. # def can\_be\_improved(tableau)

```
""" Входные данные:
```

```
tableau - матрица симплекс метода, list
```

```
Выходные данные: содержит ли последняя строка с ограничениями положительные  
значения, bool """
```

Функция-метод для нахождения базового значения в симплекс матрице. # def  
get\_pivot\_position(tableau)

```
""" Входные данные:
```

```
tableau - матрица симплекс метода, list
```

```
Выходные данные: строки и столбец координаты базового значения, tuple """
```

Функция-метод для шага симплекс метода.

```
# def pivot_step(tableau, pivot_position)
```

"""Входные данные:

tableau - матрица симплекс метода, list

pivot\_position - координаты базового значения в матрице, tuple Выходные данные: новая матрица симплекс метода, list"""

Функция-метод для проверки столбца.

```
# def is_basic(column)
```

"""Входные данные:

column - столбец матрицы симплекс метода, list

Выходные данные: является ли столбец базовым или нет, bool """

Функция-метод для нахождения решения по матрице симплекс метода.

```
# def get_solution(tableau)
```

"""Входные данные:

tableau - матрица симплекс метода, list

Выходные данные: решение симплекс метода, list """

Функция-метод симплекс метода.

```
# def simplex(c, A, b)
```

"""Входные данные:

c - вектор коэффициентов функции максимизации, list

A - матрица коэффициентов ограничений, list

b - вектор ограничений, list

Выходные данные: решение симплекс метода и матрица, tuple """

Функция-метод для нахождения целочисленных решений методом ветвей и границ.

```
# def branches_and_bound(c, A, b, last_sol)
```

"""Входные данные:



c - вектор коэффициентов функции максимизации, list  
A - матрица коэффициентов ограничений, list  
b - вектор ограничений, list  
last\_sol - решение на предыдущем шаге, list  
Выходные данные: список списков решений по всем ветвям, list ""

Функция-метод для распаковки списка и списков решений.

```
# def unwrap_list(mylist, result)
```

""" Входные данные:

mylist - список полученных решений, list

result - список распакованных решений, list

Выходные данные: список решений по всем ветвям, list ""

Функция-метод симплекс метода.

```
# def gomori(c, A, b, f, list_f)
```

"""Входные данные:

c - вектор коэффициентов функции максимизации, list

A - матрица коэффициентов ограничений, list

b - вектор ограничений, list

f - функция максимизации в аналитическом виде, sympy.expression list\_f - список переменных, list

Выходные данные: целочисленное решение задачи методом Гомори. ""

Функция-метод для нахождения целочисленных решений методом ветвей и границ.

```
# def find_good(c,A,b,f,list_f,last_sol=[0])
```

"""Входные данные:

c - вектор коэффициентов функции максимизации, list

A - матрица коэффициентов ограничений, list

b - вектор ограничений, list

f - функция максимизации в аналитическом виде, sympy.expression list\_f - список переменных, list

last\_sol - решение на предыдущем шаге, list

Выходные данные: решение методом ветвей и границ. """

Функция-метод для объединения вызова функций для задачи метода Гомори

```
# def all_f_gomori()
```

"""Выходные данные: целочисленное решение задачи методом Гомори. """

Функция-метод для объединения вызова функций для задачи метода ветвей и границ

```
# def all_f_branches_and_bound()
```

""" Выходные данные: целочисленное решение задачи методом ветвей и границ. """

```
def getBatch(X, Y, batch_size):
```

```
    """
```

```
        Возвращает батчи входных данных.
```

```
        Параметры:
```

```
            X (np.ndarray):
```

```
                массив признаков обучающей выборки
```

```
            Y (np.array):
```

```
                Вектор меток целевого признака обучающей выборки
```

```
            batch_size (int):
```

```
                размер батча
```

```
        Возвращаемое значение:
```

```
            X_batch (np.ndarray):
```

```
                батч X
```

```
            Y_batch (np.array):
```

```
                батч Y
```

```
    """
```

```
def predict(x, H_params):
```

```
    """
```

```
        Возвращает предсказание для нового экземпляра.
```

```
        Параметры:
```

```
            x (np.array):
```

```
                массив признаков нового экземпляра
```

```
            H_params (tuple):
```

```
                кортеж с гиперпараметрами модели
```

```

        Возвращаемое значение:
            предсказание для нового экземпляра (float)
'''

def plotHyperPlane(ax, X, Y, H_params):
    '''
    Строит точки и разделяющие опорные вектора.
    Параметры:
        ax :
            ось
        X (np.ndarray):
            массив признаков обучающей выборки
        Y (np.array):
            Вектор меток целевого признака обучающей выборки
        H_params (tuple):
            кортеж с гиперпараметрами модели

    Возвращаемое значение:
        None
    '''

def SVM_SGD(X, Y, X_new, C=0.1, plot=False):
    '''
    Классификация на 2 класса методом опорных векторов с использованием градиентного
    спуска.
    Параметры:
        X (np.ndarray):
            массив признаков обучающей выборки
        Y (np.array):
            Вектор меток целевого признака обучающей выборки
        X_new (np.ndarray):
            массив признаков тестовой выборки
        C (float default=0.1):
            параметр регуляризации
        plot (bool default=False):
            Если True, визуализирует классификацию

    Возвращаемое значение:
        словарь с гиперпараметрами и прогнозами для тестовых данных
    '''

```