## Todo list

Проверить! Нет ли у $eta_1$ особого положения?	-
на картинке три $c$ : очень большое — дающиее мнк решение, меньше — ненулевые $\beta$ ,	
маленькое — одна из $eta$ равна $0$	-

## 1 Ridge/Lasso regression

LASSO — Least Absolute Shrinkage and Selection Operator. Метод построения регрессии, предложенный Robert Tibshirani в 1995 году.

Вспомним обычный МНК:

$$\min_{\beta} (y - X\beta)'(y - X\beta) \tag{1}$$

LASSO вместо исходной задачи решает задачу условного экстремума:

$$\min_{\beta} (y - X\beta)'(y - X\beta) \tag{2}$$

при ограничении  $\sum_{j=1}^{k} |\beta_j| \leqslant c$ .

## Проверить! Нет ли у $\beta_1$ особого положения?

Естественно, при больших значениях c результат LASSO совпадает с MHK. Что происходит при малых c?

Для наглядности рассмотрим задачу с двумя коэффициентами  $\beta$ :  $\beta_1$  и  $\beta_2$ . Линии уровня целевой функции — эллипсы. Допустимое множество имеет форму ромба с центром в начала координат.

на картинке три c: очень большое — дающиее м<br/>нк решение, меньше — ненулевые  $\beta$ , маленькое — одна из  $\beta$  равна 0

То есть при малых c LASSO обратит ровно в ноль некоторые коэффициенты  $\beta$ .

Применим метод множителей Лагранжа для случая, когда ограничение  $\sum_{j=1}^{k} |\beta_j| \leqslant c$  активно, то есть выполнено как равенство.

$$L(\beta, \lambda) = (y - X\beta)'(y - X\beta) + \lambda(\sum_{j=1}^{k} |\beta_j| - c)$$
(3)

Необходимым условием первого порядка является  $\partial L/\partial \beta = 0$ . Таким образом мы получили альтернативную формулировку метода LASSO:

$$\min_{\beta} (y - X\beta)'(y - X\beta) + \lambda \sum_{j=1}^{k} |\beta_j| \tag{4}$$

LASSO пытается минимизировать взвешенную сумму  $RSS = (y - X\beta)'(y - X\beta)$  и «размера» коэффициентов  $\sum_{j=1}^k |\beta_j|$ .

Мы не будем вдаваться в численные алгоритмы, которые используются при решении этой задачи.

Ridge regression отличается от LASSO ограничением  $\sum \beta_j^2 \leqslant c$ . Также как и LASSO Ridge regression допускает альтернативную формулировку:

$$\min_{\beta} (y - X\beta)'(y - X\beta) + \lambda \sum_{j=1}^{k} \beta_j^2$$
 (5)

Также как и LASSO Ridge regression тоже приближает значения коэффициентов  $\beta_j$  к нулю. Принципиальное отличие LASSO и RR. В LASSO краевое решение с несколькими коэффициентами равными нулю является типичной ситуацией. В RR коэффициент  $\beta_j$  может оказаться точно равным нулю только по чистой случайности.

LASSO допускает байесовскую интерпретацию...