Линейная регрессия

регуляризация

Переобучение

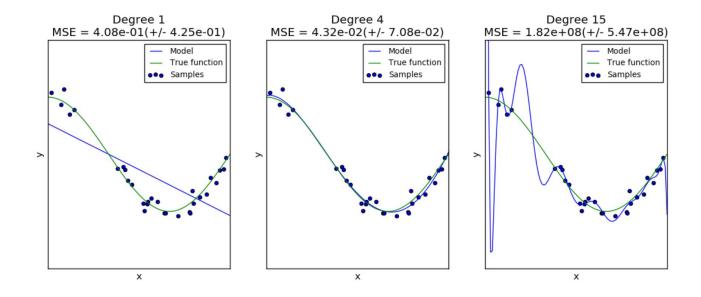


Рис. 1. Регрессионные кривые для признаковых наборов различной сложности.

Отложенная выборка

- По обучающей выборке нельзя отследить переобучение
- Разделяем данные на две части train/validation
- Обучаем модель на обучающей части, на валидационной проверяем качество

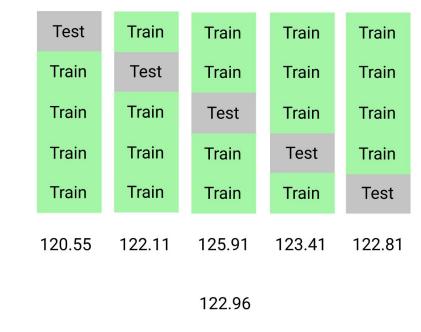
Проблема:

Результат существенно зависит от конкретного разбиения данных на обучение и контроль

Cross Validation

Errors

Mean Error



Обучение линейной регрессии

$$rac{1}{l}\sum_{i=0}^{l}\left(\left\langle w,x_{i}
ight
angle -y_{i}
ight)^{2}
ightarrow egin{aligned} min \end{aligned}$$

$$rac{1}{l}{{\left| {\left| {Xw \, - \, y}
ight|}
ight|^2}} \,
ightarrow \, \mathop {min} \, .$$

$$w = (X^T X)^{-1} X^T y$$

Обучение линейной регрессии

Аналитическое решение

$$w = (X^T X)^{-1} X^T y$$

Проблемы

- ullet Матрица X^TX может быть вырождена или плохо обусловлена
- Обращение матрицы сложная операция

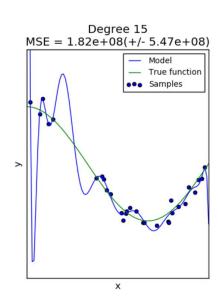
Пусть в выборке есть л.з. признаки

$$\exists \, v: \, orall \, x \, \langle v, \, x
angle \, = \, 0$$

$$\langle w + \alpha v, x \rangle = \langle w, x \rangle + \alpha \langle v, x \rangle = \langle w, x \rangle$$

Большие веса w симптом переобучения

т. к модель чувствительна к крайне малым изменениям признака

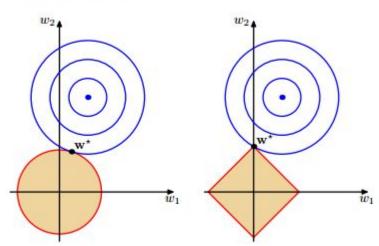


$$rac{1}{l}||Xw-y||^2\,
ightarrow\, \mathop{min}\limits_{w}$$

$$|L_1| = rac{1}{l} ||Xw-y||^2 + lpha ||w||_1
ightarrow \mathop{min}\limits_{w}$$

$$|L_2| = rac{1}{l} ||Xw-y||^2 + lpha ||w||_2^2
ightarrow \min_w ||u||_2^2$$

На практике оказывается, что L_1 зануляет часть параметров модели, а L_2 нет



Нужно ли включать вес w_0 в регуляризатор?

$$w_0 \, + \, rac{1}{l} \sum_{i=1}^l \left(\langle w, x_i
angle \, - \, y_i
ight)^2
ightarrow \, \mathop{min}\limits_{w}$$