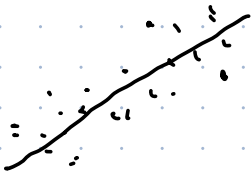


Линейная регрессия

Что мы уже знаем?

$$y = X \cdot w$$

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & x_{11} & \dots & x_{1d} \\ 1 & x_{21} & \dots & x_{2d} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_{n1} & \dots & x_{nd} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w_0 \\ w_1 \\ \vdots \\ w_d \end{bmatrix}$$



$$MSE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - x_i w)^2$$

$$\frac{1}{n} (y - Xw)^T (y - Xw) \rightarrow \min_w$$

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

MSE + $\lambda R(w)$

$$\|w\|_2 = \sqrt{\sum_{j=1}^d w_j^2} \quad \text{Ridge}$$

$$\|w\|_1 = \sum |w_j| \quad \text{Lasso}$$

модель
что для меня важно?

я хочу знать,
что будет
завтра
прогнозы
 y

я хочу
попытать, что
за физика
произошла
сезон
 w

нест.
сост.
эф.

нужны чтобы
 w был классным

$$y = w_0 + w_1 \cdot d_i + w_2 x_1 + w_3 x_2 + \dots + w_d x_d$$

$$d_i = \begin{cases} 1, & \text{+treatment} \\ 0, & \text{control} \end{cases}$$

$$\begin{matrix} H_0: w_1 = 0 \\ H_A: w_1 \neq 0 \end{matrix}$$

$$y = w_0 + w_1 x + w^T z$$

переменная
воздействия

контрольные
переменные

→ y Б z П

→ оффлайн АБ-Тест

магазины
ПЕРЕКРЕСТОК

→ +treatment (акция)
→ control

III. Гаусса-маркова

→ X - детерминированные

$$\rightarrow y = Xw + \varepsilon$$

$$\rightarrow E(\varepsilon) = 0$$

$$\text{Var}(\varepsilon) = \begin{bmatrix} \sigma^2 & \sigma^2 & \sigma^2 & 0 \\ 0 & \sigma^2 & \dots & \sigma^2 \end{bmatrix}$$

$$\text{Var}(\varepsilon_i) = \sigma^2 \quad \text{гомоскедастичность}$$

гетероскедастичность

$$\text{Cov}(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = 0 \quad \forall i \neq j$$

$$\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n \sim \text{iid}(0, \sigma^2)$$

$$\Rightarrow \hat{w} = (X^T X)^{-1} X^T y = \sum_{i=1}^n y_i \cdot x_i$$

BLUE

- БС.
- ЭФР.
- Несмещ.

не нужна

$$\oplus \varepsilon_i \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2) \quad \text{BUE}$$

$$\hat{w} \overset{\text{asy}}{\sim} \mathcal{N}(w; \sigma^2 (X^T X)^{-1})$$

→ г.н.

Big Data

→ гипотезы

Если small Data, $\varepsilon_i \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$

$$\frac{\hat{w} - w_0}{\text{se}(\hat{w})} \underset{H_0}{\sim} t(n-d)$$

MSE - ф. потерь

→ X - случайные

$$\rightarrow y = Xw + \varepsilon$$

$$\rightarrow (x_i, y_i) \sim \text{iid}$$

$$(x_i, \varepsilon_i) \sim \text{iid} \quad \sigma^2 \quad \text{Cov}(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = 0$$

$$\left. \begin{aligned} E(x_i^4) < \infty \\ E(y_i^4) < \infty \end{aligned} \right\} \text{нет выбросов}$$

$$\rightarrow \text{Cov}(x_i, \varepsilon_i) = 0$$

$$E(\varepsilon_i | x_i) = 0$$

Экзотекность

Эндогенность.

улица

$$y_i = wx_i + \varepsilon_i$$

3П

$$z_i + u_i$$

$$\text{Cov}(x_i, z_i)$$

$$\Rightarrow \text{Cov}(x_i, \varepsilon_i)$$

\hat{w} - не состоятельный

BVD:

$$MSE = \text{Bias}^2 + \text{Var} + \sigma^2$$

||
0
Перепрыгатор
Lasso
Ridge

самый
маленький
bias = 0
Т.Г.М.

bias² ↑ Var ↓

\hat{w} - смещён

⇒ все предсказания ругаются. ||

Ослабляем предположения:
гетероскед.

$$\frac{\hat{w}_j - w_j}{\text{se}_{HC}(\hat{w}_j)} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{d} \mathcal{N}(0, 1)$$

Heteroskedasticity
Consistent

$$\text{Var}(\varepsilon | X) = \Omega = \text{diag}(\sigma_1^2, \dots, \sigma_n^2)$$

$$\mathbb{E}(\varepsilon_i | X) = 0$$

$$\text{Var}(\varepsilon_i | X) = \mathbb{E}(\varepsilon_i^2 | X) = \sigma_i^2$$

$$\hat{\varepsilon}_i = y_i - (x_i \cdot \hat{w}) \hat{z}_i$$

$$\hat{\sigma}_i^2 = \hat{\varepsilon}_i^2 \text{ канвкая оценка}$$

HCO (white):

$$\hat{\Omega}_{HCO} = \begin{bmatrix} \varepsilon_1^2 & & 0 \\ 0 & \varepsilon_2^2 & \\ & \ddots & \ddots \\ 0 & & & \varepsilon_n^2 \end{bmatrix}$$

НС 3:

$$y_{42} \quad \varepsilon_{42}$$

$y = wX$ по всей выборке сег 42-70.

Полная коррекция
быстрее сх.
 $\sim N(0,1)$

$$\hat{y}_{42} = \hat{w}X$$

$$\hat{\varepsilon}_{42}^{cv} = y_{42} - \hat{w}X$$

$$\hat{\Omega}_{HC2} = \begin{bmatrix} (\hat{\varepsilon}_1^{cv})^2 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & (\hat{\varepsilon}_n^{cv})^2 \end{bmatrix}$$

Автоткорреляция

$$\text{Cov}(\varepsilon_i, \varepsilon_j)$$

"

$$\mathbb{E}(\varepsilon_i \cdot \varepsilon_j)$$

\Rightarrow Проверка

$$\Rightarrow \hat{\text{Cov}}(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = \hat{\varepsilon}_i \cdot \hat{\varepsilon}_j$$

АБ:

$$y_i = w_0 + w_1 d_i$$

$$y_i = \hat{w}_0$$

$$d_i = 0$$

$$\hat{w}_0 = \bar{y}_c$$

$$y_i = \hat{w}_0 + \hat{w}_1$$

$$d_i = 1$$

$$\hat{w}_0 + \hat{w}_1 = \bar{y}_T$$

$$H_0: w_1 = 0$$

$$H_A: w_1 \neq 0$$

\Leftrightarrow

$$H_0: \mu_T = \mu_c$$

$$H_A: \mu_T \neq \mu_c$$

