



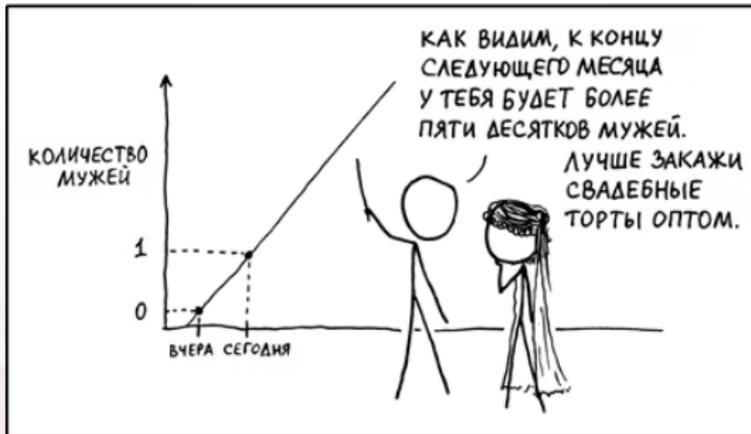
Введение в АД

Лекция 3



Линейная регрессия

МОЁ ХОББИ: ЭКСТРАПОЛИРОВАТЬ





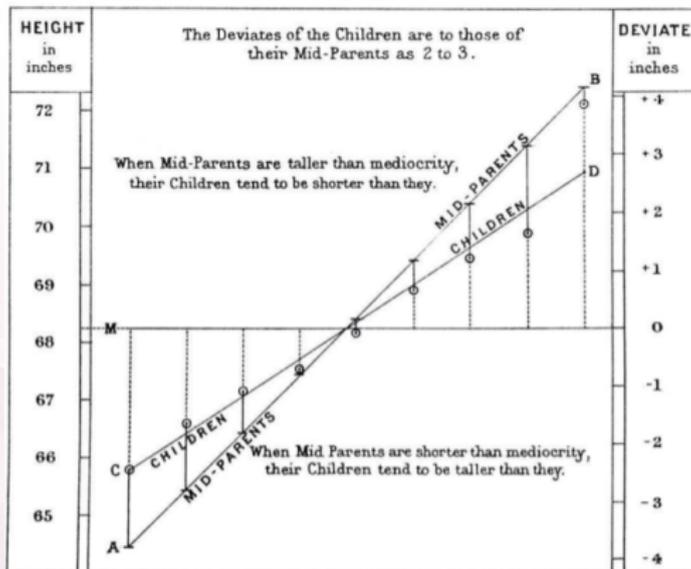
Первое упоминание регрессии

Впервые регрессия упоминается в работе Гальтона

"Регрессия к середине в наследственности роста", 1885 г.

Пусть x — рост родителей, y — рост детей.

Установлена зависимость $y - \bar{y} \approx \frac{2}{3}(x - \bar{x})$, т.е. регрессия к середине.





Модель линейной регрессии

Пусть $\mathcal{X} \subset \mathbb{R}^d$ — множество признаков, $\mathcal{Y} = \mathbb{R}$ — таргеты.

Рассматриваем зависимость вида

$$y(x) = \theta_1 x_1 + \dots + \theta_d x_d,$$

где x_1, \dots, x_d — признаки,

$\theta = (\theta_1, \dots, \theta_d)^T$ — вектор параметров.

Простой пример

$$y = \theta_0 + \theta_1 x,$$

x — рост котика,

y — потребление еды,

θ_0, θ_1 — неизвестные параметры.

Зависимость

- ▶ линейна по параметрам,
- ▶ линейна по аргументу.

Более сложный пример

$$y = \theta_0 + \theta_1 x_1 + \theta_2 x_2 + \theta_3 x_2^2,$$

x_1 — рост котика,

x_2 — вес котика,

y — потребление еды,

$\theta_0, \theta_1, \theta_2, \theta_3$ — неизвестные параметры.

Зависимость

- ▶ линейна по параметрам,
- ▶ квадратична по аргументам.



Нелинейные признаки

Зависимость $y = y(x)$ должна быть **линейна по параметрам**, но не обязана быть линейной по признакам.

Пусть z_1, \dots, z_k — набор "независимых" переменных. Можно рассматривать модель $y(x) = \theta_1 x_1(z_1, \dots, z_k) + \dots + \theta_d x_d(z_1, \dots, z_k)$, где $x_j(z_1, \dots, z_k)$ — некоторые функции, м.б. нелинейные.

Примеры: $x(z_1, \dots, z_k) = 1$, $x(z_1, \dots, z_k) = z_1$, $x(z_1, \dots, z_k) = z_1^2 \ln z_2$.

Матричная запись

Представим данные в матричном виде

$$Y = \begin{pmatrix} Y_1 \\ \dots \\ Y_n \end{pmatrix}, \quad X = \begin{pmatrix} x_{11} & \dots & x_{1d} \\ \dots & & \\ x_{n1} & \dots & x_{nd} \end{pmatrix}.$$

Линейная регрессия предполагает зависимость $Y = X\theta$.



Пример: Потребление мороженого

Предполагается линейная зависимость потребления мороженого в литрах на человека от среднесуточной температуры воздуха: $ic = \theta_0 + \theta_1 t$.



В этом примере $x_0(t) = 1$, $x_1(t) = t$,

$$X = \begin{pmatrix} 1 & t_1 \\ \dots & \\ 1 & t_n \end{pmatrix}, Y = \begin{pmatrix} IC_1 \\ \dots \\ IC_n \end{pmatrix}, \theta = \begin{pmatrix} \theta_0 \\ \theta_1 \end{pmatrix}.$$

Пусть $w = I\{\text{выходной день}\}$, зависимость $ic = \theta_0 + \theta_1 t + \theta_2 t^2 w$.

В этом примере $x_0(t, w) = 1$, $x_1(t, w) = t$, $x_2(t, w) = t^2 w$,

$$X = \begin{pmatrix} 1 & t_1 & t_1^2 w_1 \\ \dots & & \\ 1 & t_n & t_n^2 w_n \end{pmatrix}, Y = \begin{pmatrix} IC_1 \\ \dots \\ IC_n \end{pmatrix}, \theta = \begin{pmatrix} \theta_0 \\ \theta_1 \\ \theta_2 \end{pmatrix}.$$



Материал по доске





Отступление в матричное дифференцирование

Пусть $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$. Тогда

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1} \quad \dots \quad \frac{\partial f}{\partial x_n} \right) \text{ — производная (вектор-строка)}$$

$$\nabla f = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1} \\ \dots \\ \frac{\partial f}{\partial x_n} \end{pmatrix} \text{ — градиент (вектор-столбец).}$$

Пример 1

$f(x) = a^T x$, где $a, x \in \mathbb{R}^n$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = a^T \text{ — производная}$$

$$\nabla f = a \text{ — градиент}$$

Пример 2

$f(x) = x^T A x$, где $x \in \mathbb{R}^n$,

матрица $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ симметрична

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 2x^T A \text{ — производная}$$

$$\nabla f = 2Ax \text{ — градиент}$$



Пример

Данные:

x	0	1	2
y	0	4	7

Модель

$$y(x) = \theta_0 + \theta_1 x$$

Найдите оценку коэффициентов.

Решение

Матричный вид: $X = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$, $Y = \begin{pmatrix} 0 \\ 4 \\ 7 \end{pmatrix}$, $\theta = \begin{pmatrix} \theta_0 \\ \theta_1 \end{pmatrix}$.

Оценка коэффициентов $\hat{\theta} = (X^T X)^{-1} X^T Y = \begin{pmatrix} 1/6 \\ 21/6 \end{pmatrix}$

Обученная модель

$$y(x) = \frac{1}{6} + \frac{21}{6}x$$



Материал по доске





ВСЕ!