



Академия
искусственного интеллекта
для школьников

Искусственный интеллект

Машинное обучение —
про алгоритмы, которые
находят в данных правила
и закономерности

**О каких алгоритмах
идёт речь?**



Алгоритмы машинного
обучения — это двигатели

Данные — это топливо

объекты

$f(x)$

ответы

X

$y=60 \times x$

y

Часы

Минуты

1,5

Как перевести

90

2

часы в минуты?

120

6

360

...

...

объекты

$f(x)$

ответы

X

$y = x_1 * x_2$

y

Масса, кг

Ускорение, m/s^2

Сила, Н

0,2

0,5

$F = m * a$

0,1

1

9,8

9,8

2,7

20

54

...

...

...

объекты

$f(x)$

ответы

x



Что делать, если y нас есть
 x и y , но формула f неизвестна?

объекты

$f(x)$

ответы

X

?

у

Текст
отзыва

Эмоциональный
окрас отзыва

«Видео нормас 👍»

Положительная,

«Да вы &#@%#»

+
Отрицательная, -

объекты

$f(x)$

ответы

X

y


$$y \approx f(x)$$

Суть машинного обучения – всегда можно приблизить f на основе данных об x и y .

объекты ответы

X , y

учитель

все данные

Обучение
с учителем

$$y \approx f(x)$$

f(x)

математическая модель

Чем больше данных
– тем лучше

x_{11}	x_{12}	...	y_1
x_{21}	x_{22}	...	y_2
x_{31}	x_{32}	...	y_3
...

Этапы машинного обучения

1. Построение модели

все данные
(x, y)

x_{11}	x_{12}	...	y_1
x_{21}	x_{22}	...	y_2
x_{31}	x_{32}	...	y_3
...



модель
 $f(x)$

$$f(x)$$

Математическая
модель и есть
результат

2. Применение модели

все данные
(x, y)

x_{71}	x_{72}	...
x_{81}	x_{82}	...
x_{91}	x_{92}	...
...



модель
 $y \approx f(x)$

$y_7 \approx f(x_{71}, x_{72}, \dots)$
$y_8 \approx f(x_{81}, x_{82}, \dots)$
$y_9 \approx f(x_{91}, x_{92}, \dots)$
...

Задача классификации – когда ответы это метки. Объекты могут быть чем угодно.


Определение эмоционального окраса текста


«Видео нормас 👍» → +
«Да вы &#@\$%#» → -



Текст, набор слов

2 класса

Распознавание изображений рукописных цифр



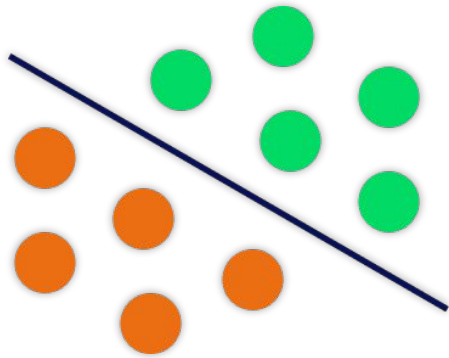
 →
 



 →
 


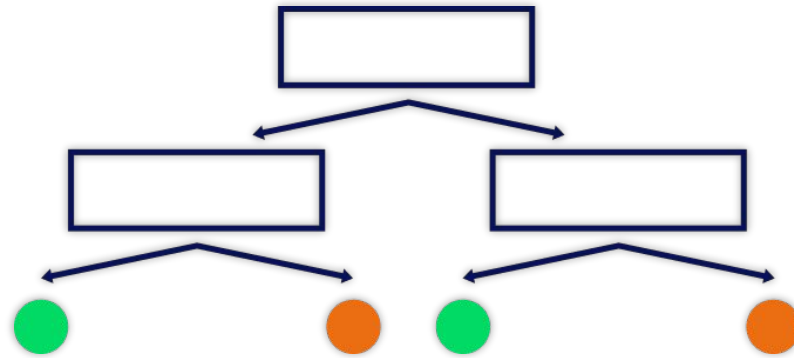
Картинка 28×28

10 классов цифр

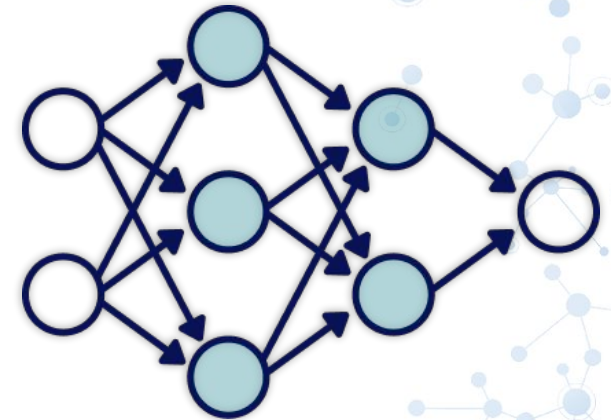
Модели – математические формулы.
Их десятки тысяч, но можно выделить
3 самых популярных класса:



Линейные модели



Деревья решений



Нейронные сети

Пример данных:

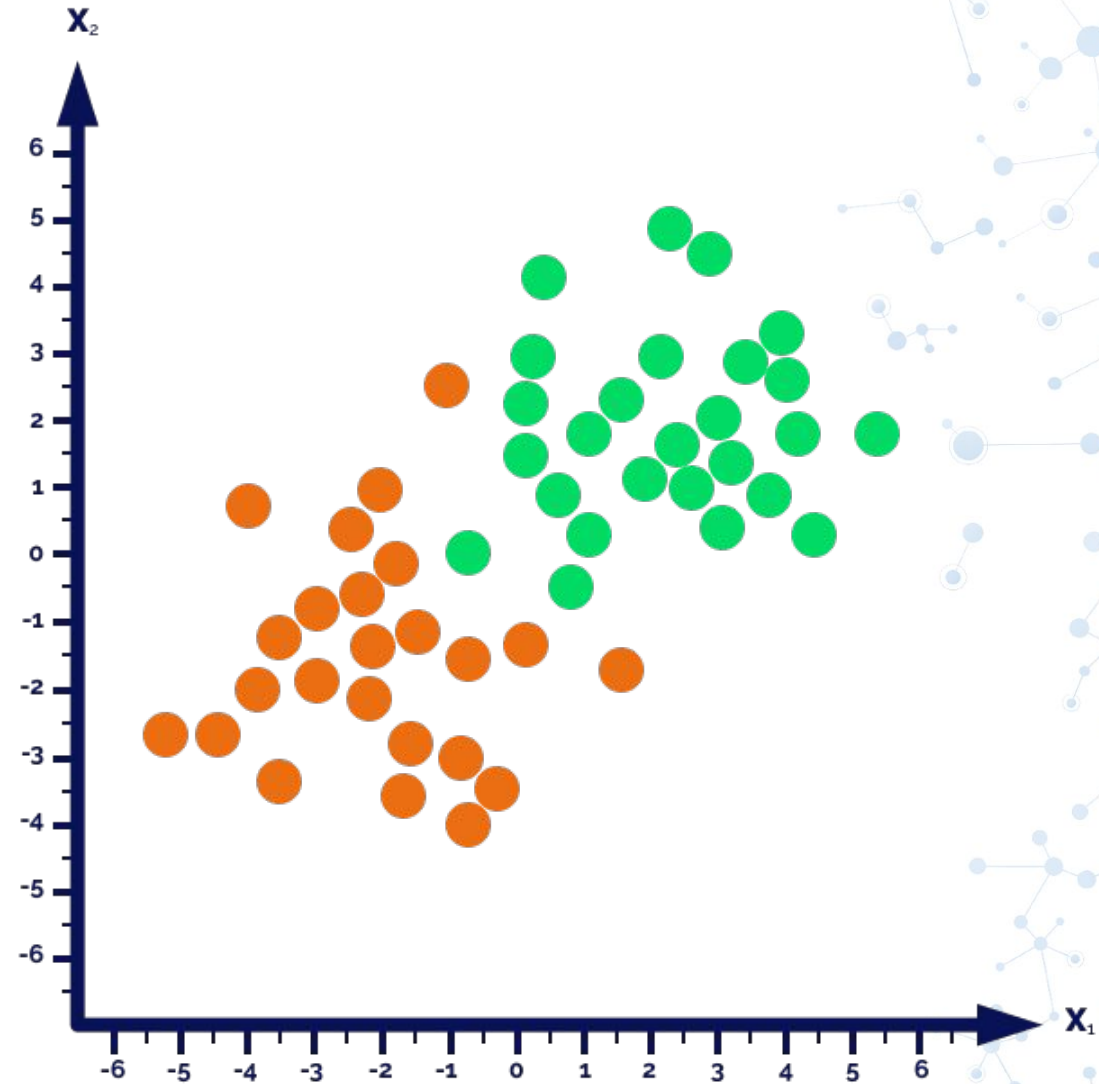
Объекты (x):

x_1 , x_2 – координаты

Объекты (y):

●, ● – цвет точки

(классификация на два класса)



Линейная модель – простейшая формула, задает прямую линию с весами

$$y = a_1 \times x_1 + a_2 \times x_2 + \dots + b$$

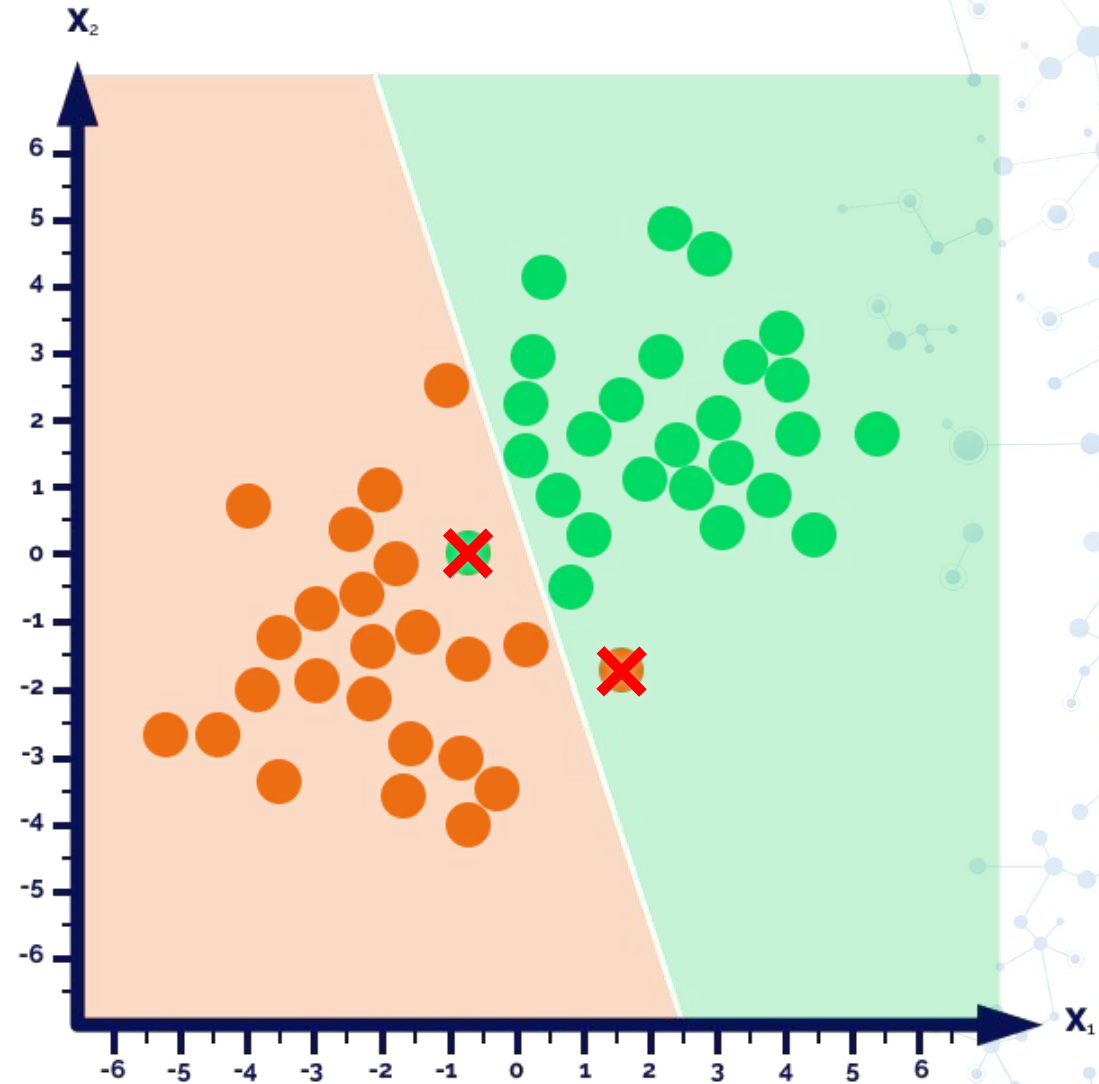
a_1, a_2, \dots, b – числа, веса

сумма больше нуля – один класс
иначе – другой класс

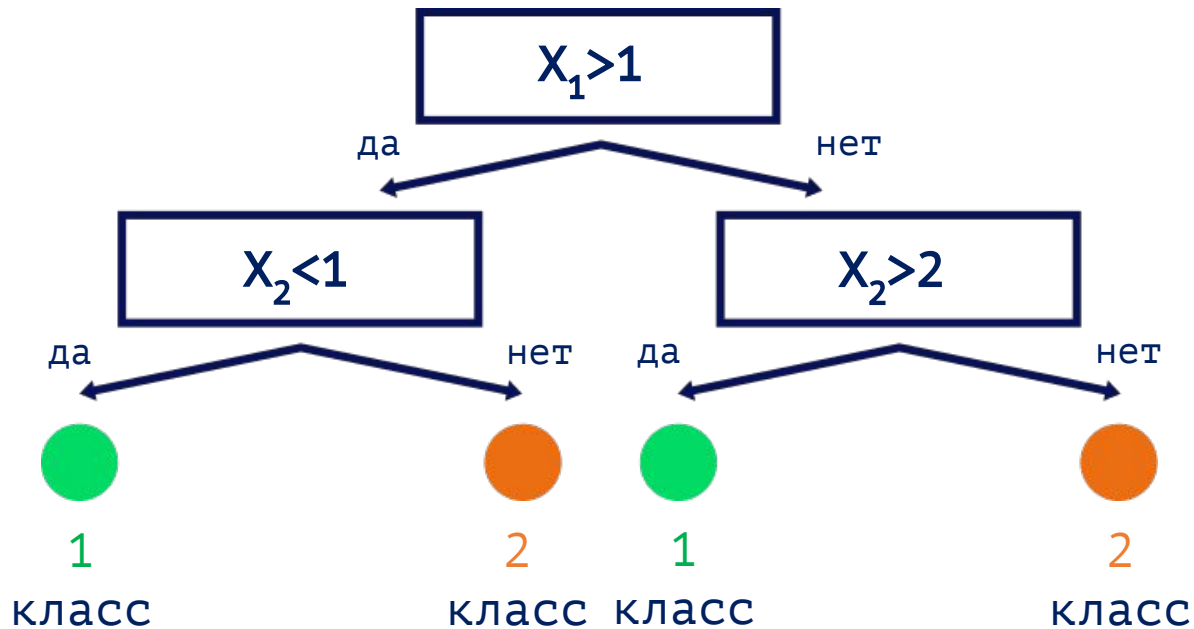
Обученная линейная модель

$$y = 2,2 \times x_1 + 0,7 \times x_2 - 0,5$$

✗ – ошибка модели



Дерево решений – задает набор правил, записанных в компактной форме



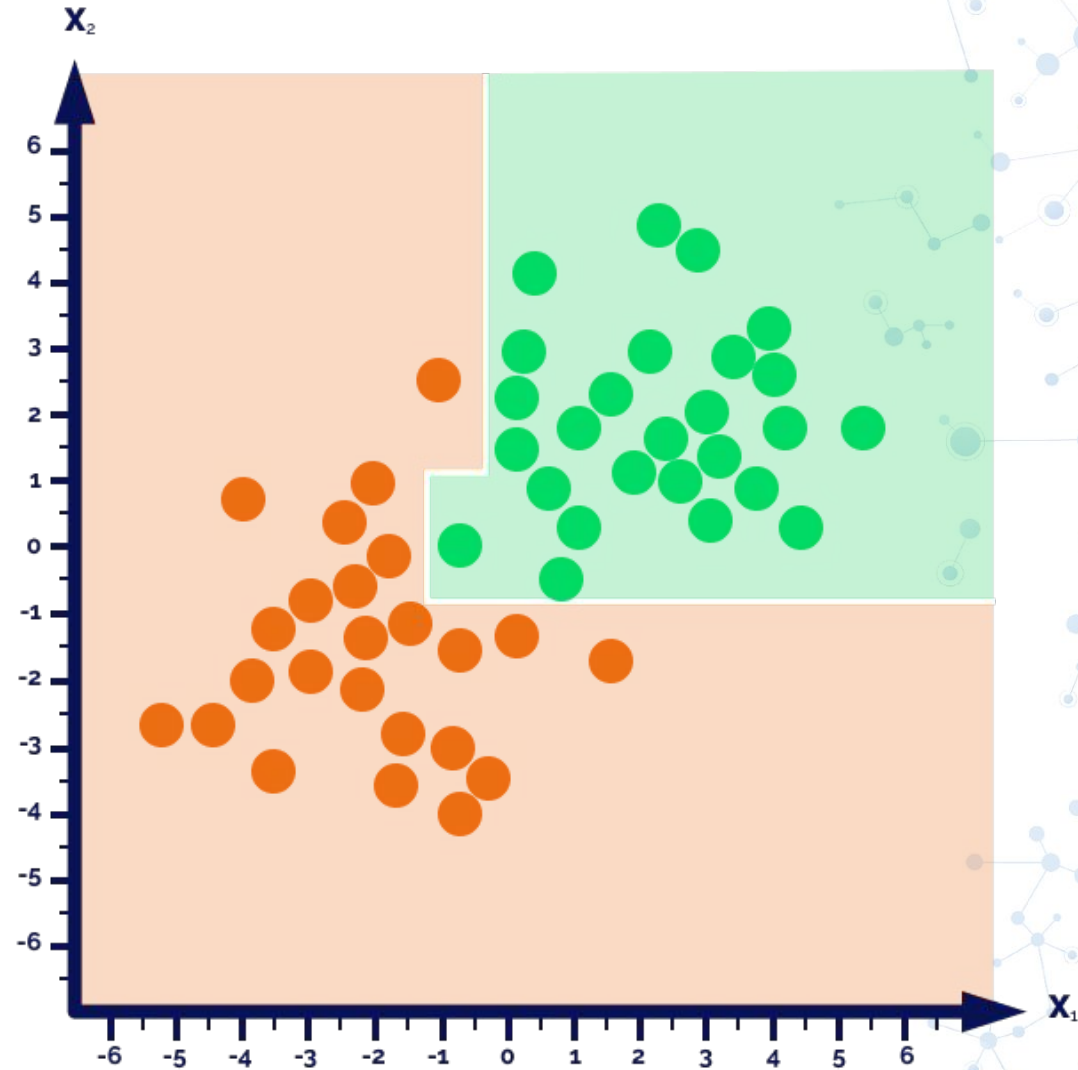
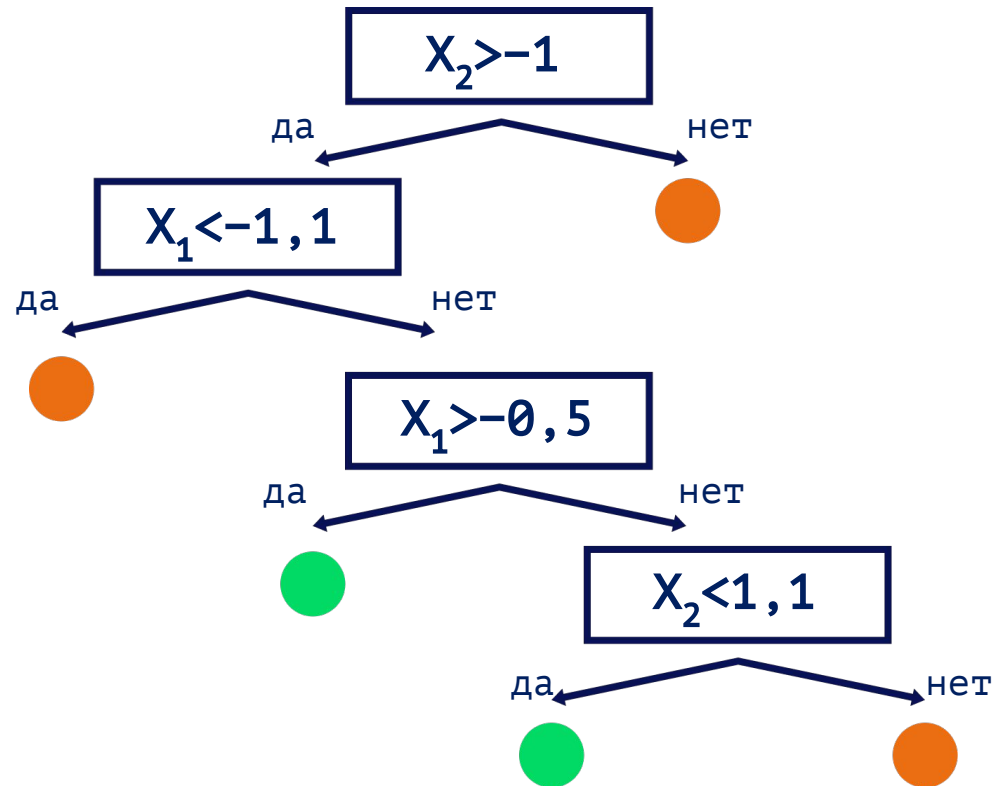
Если $x_1 > 1$ и $x_2 < 1$, то

Если $x_1 > 1$ и $x_2 \geq 1$, то

Если $x_1 \leq 1$ и $x_2 > 2$, то

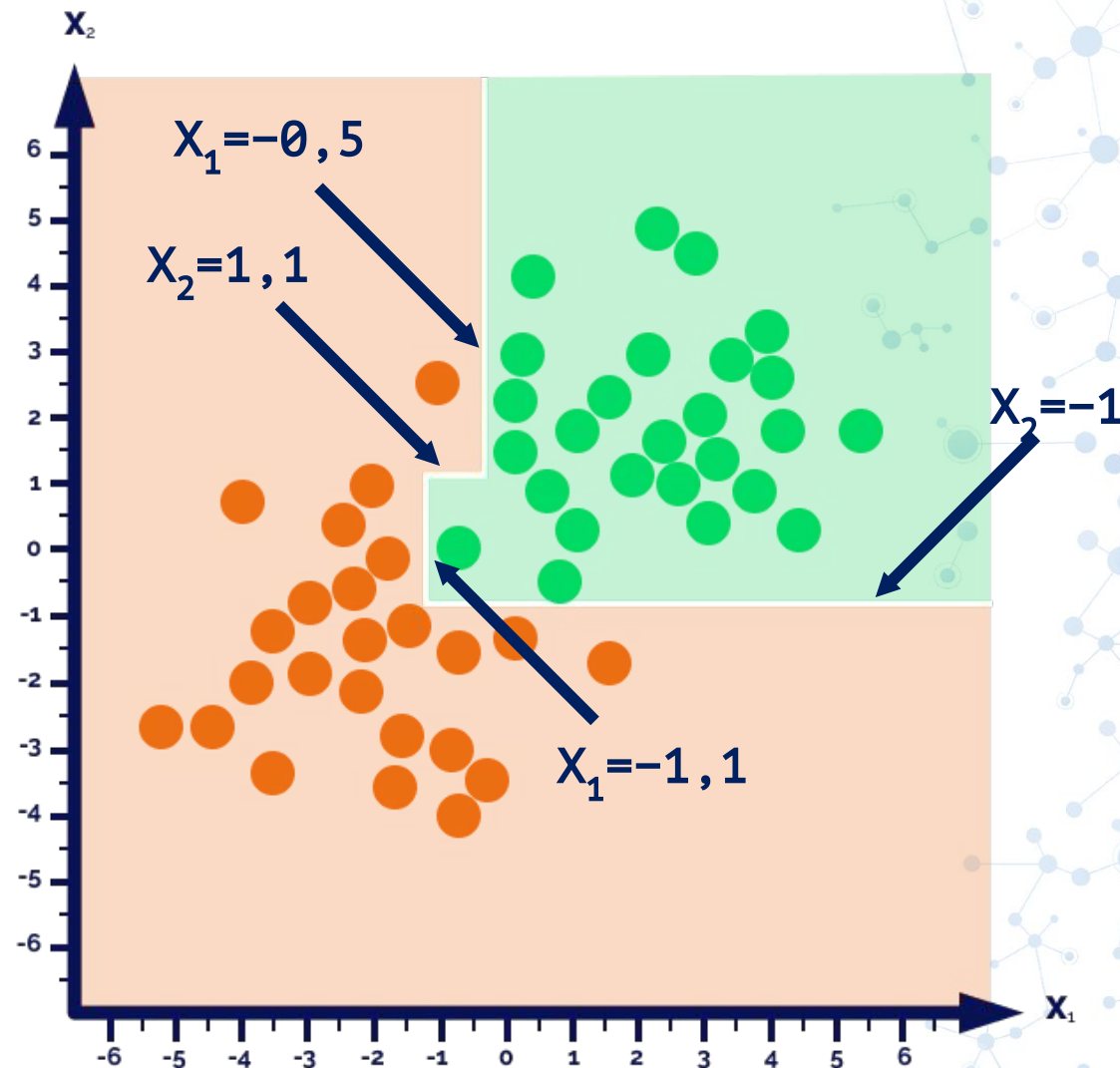
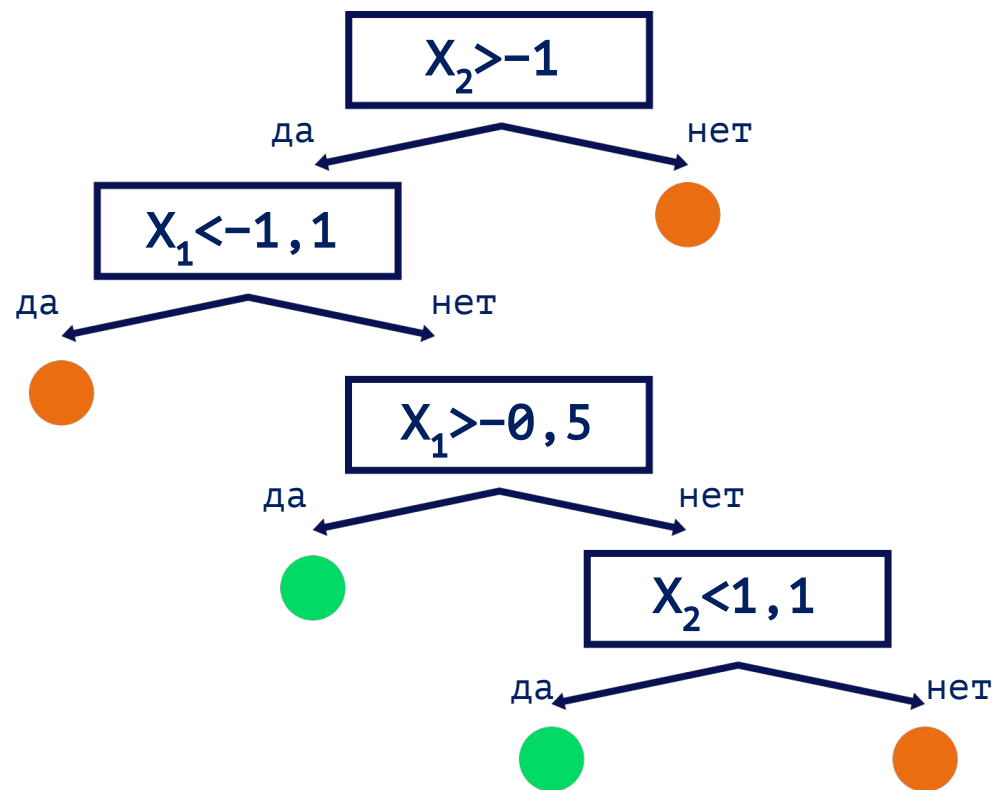
Если $x_1 \leq 1$ и $x_2 \leq 2$, то

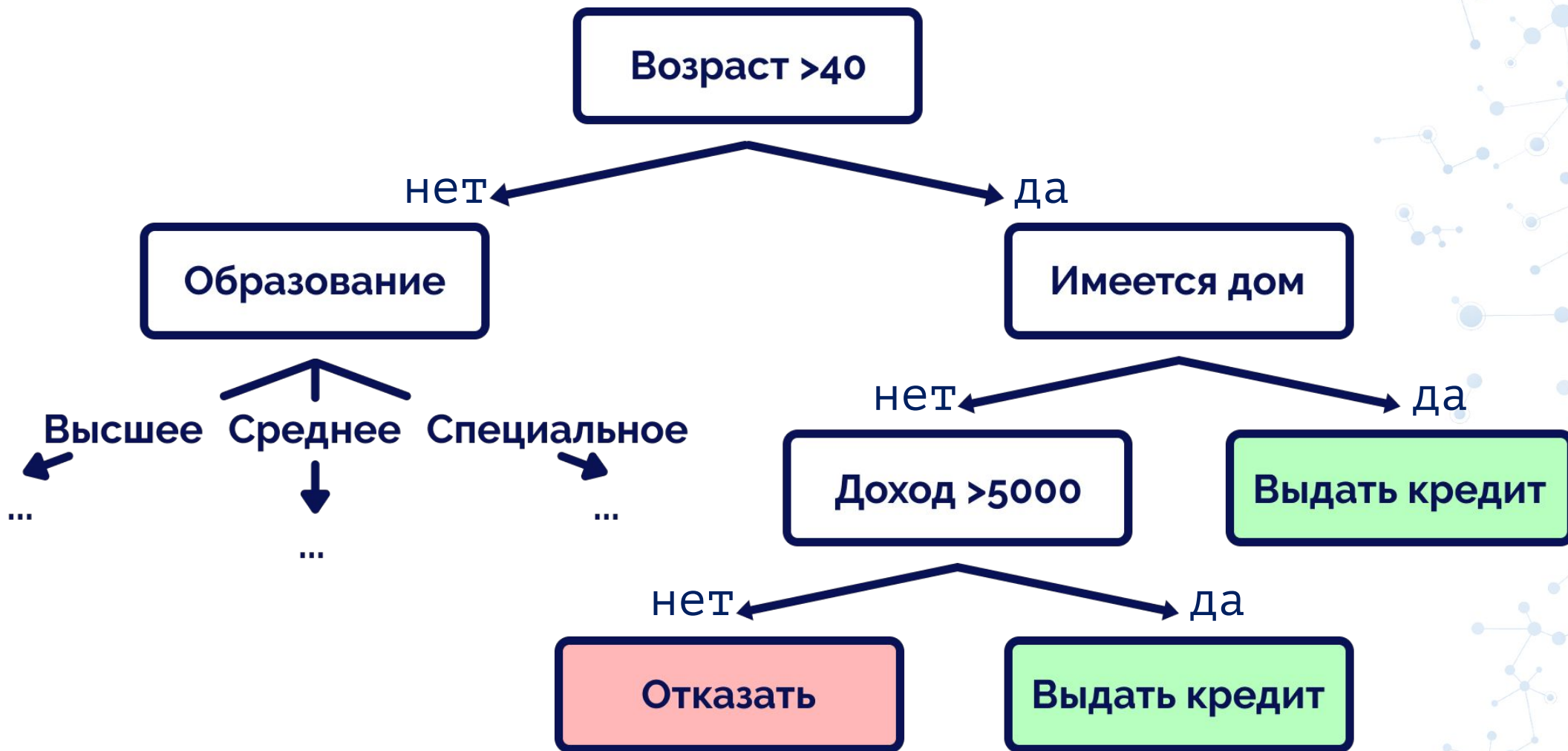
Обученное дерево решений



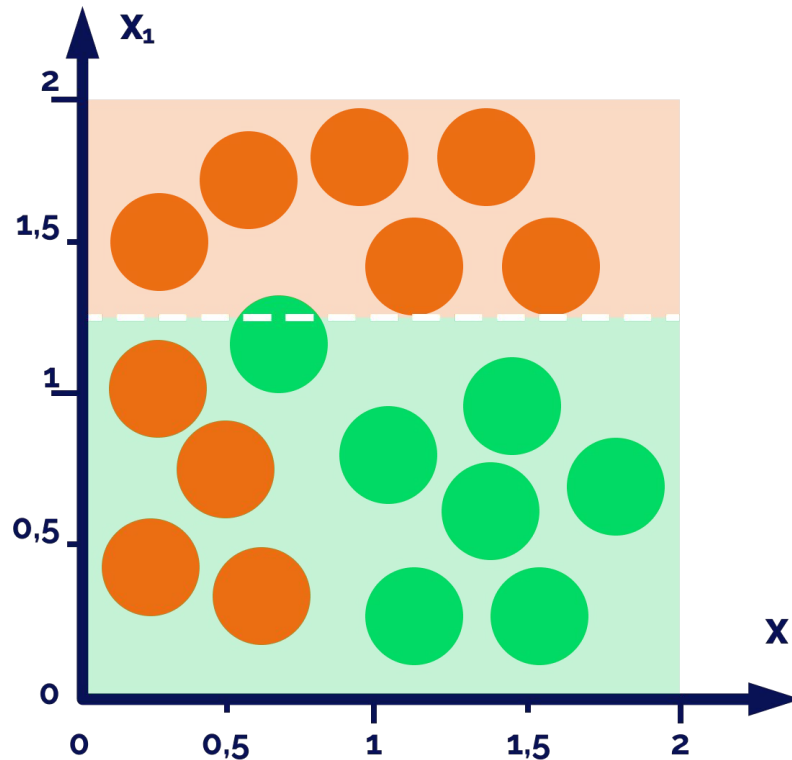
Обученное дерево решений

$X_2 > 2$



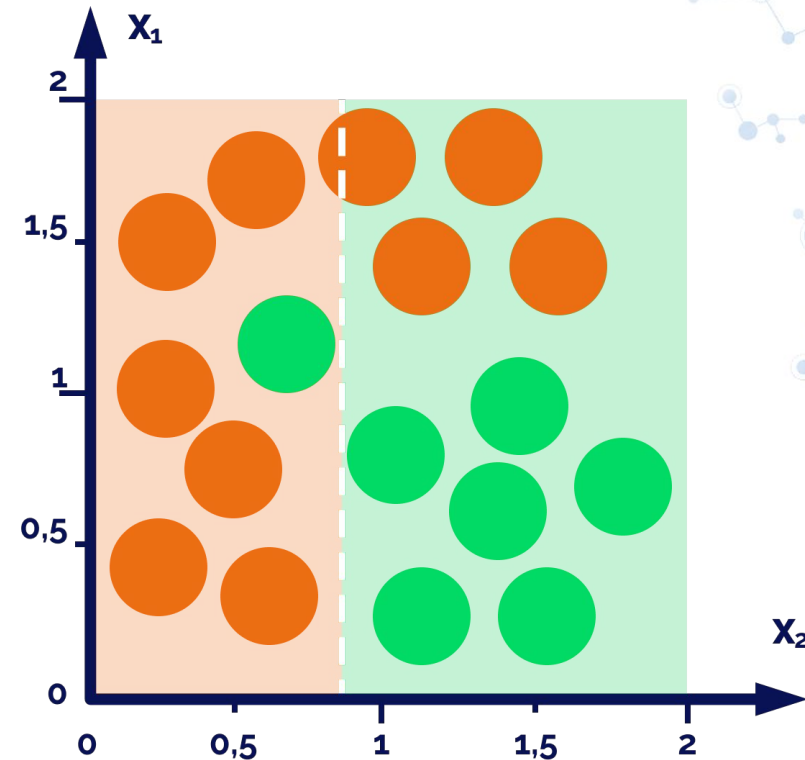


Строим дерево решений



$X_1 < 1,25$

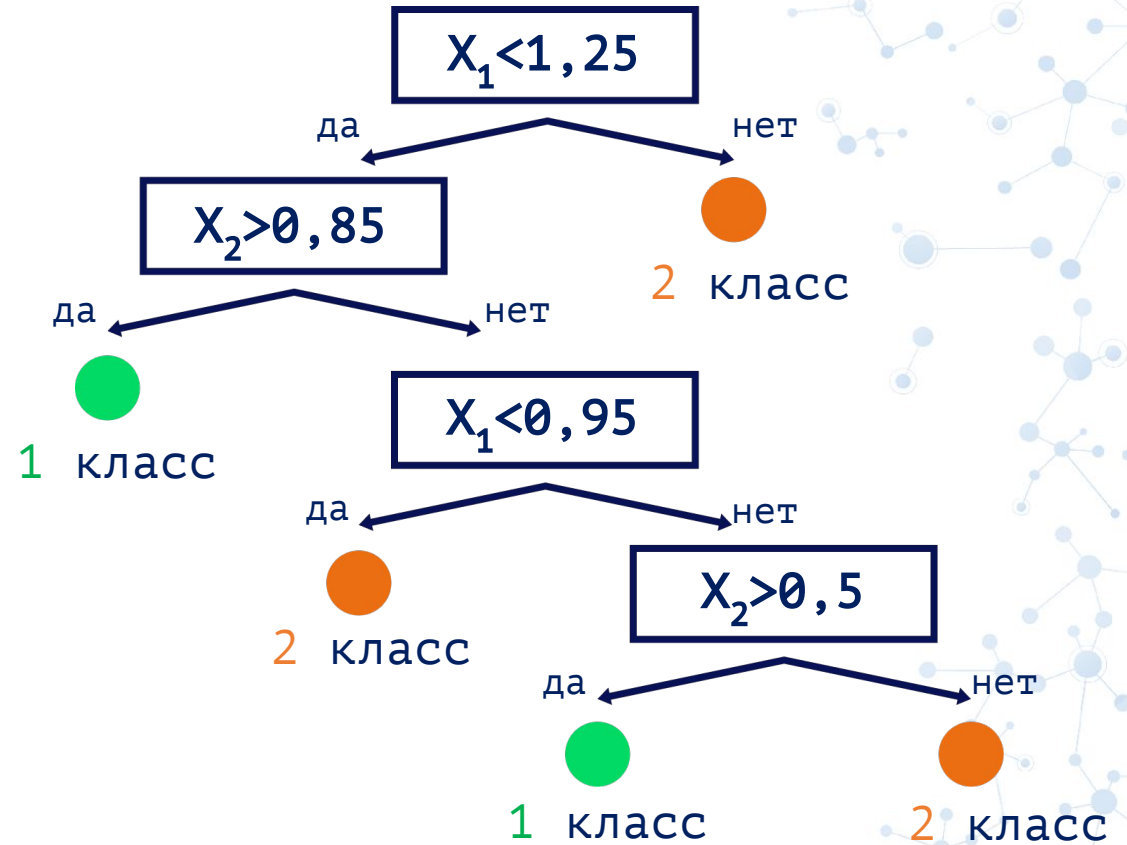
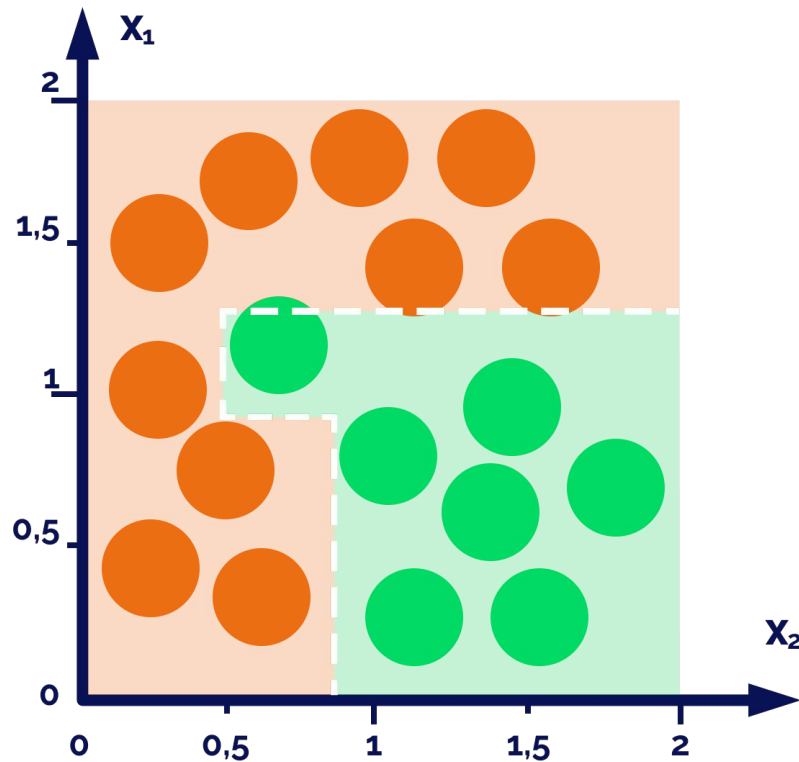
4 ошибки



$X_2 > 0,85$

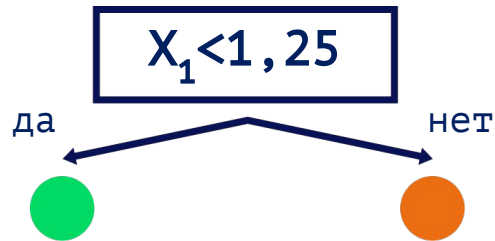
5 ошибок

Дерево решений на примере

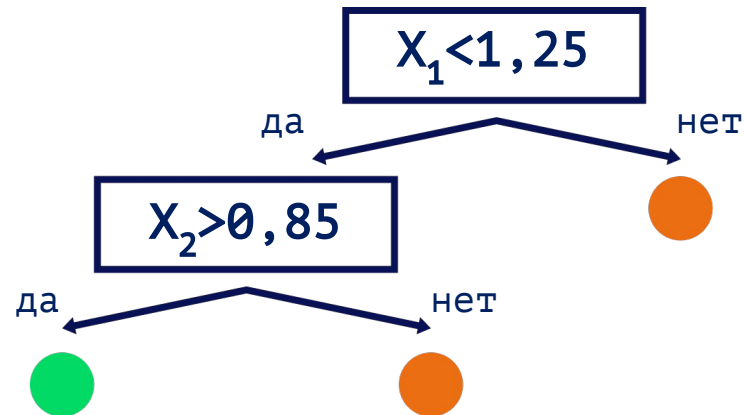


Глубина деревьев решений

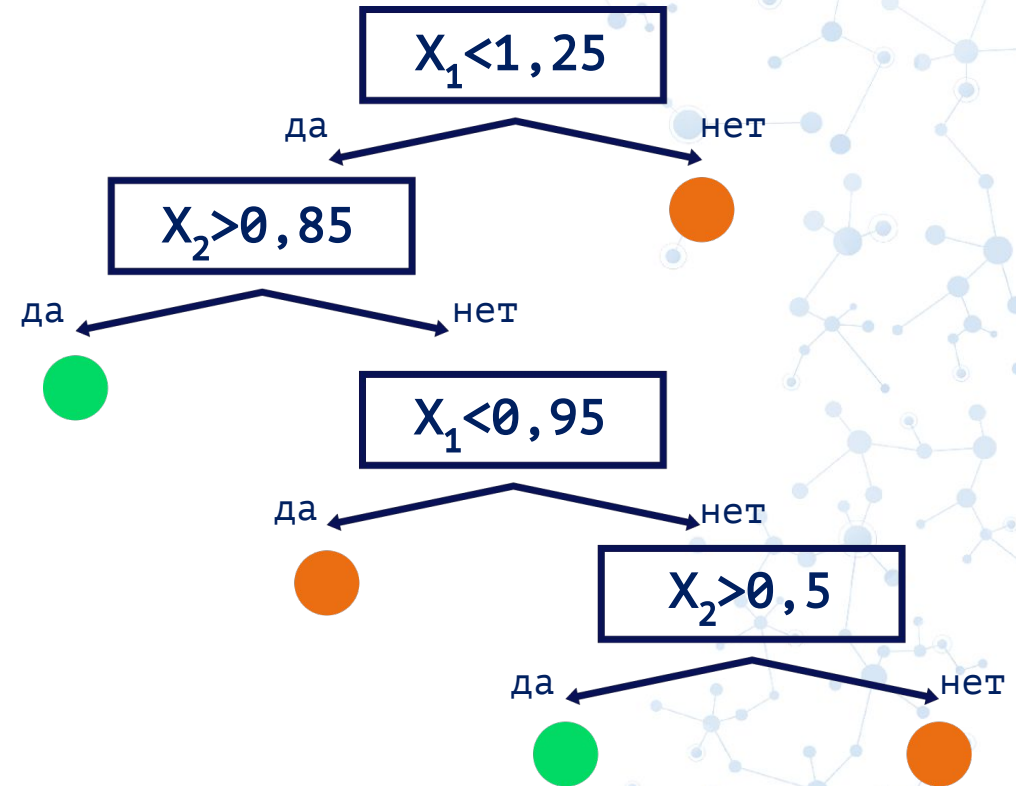
Глубина 1



Глубина 2



Глубина 4



Глубина деревьев –
настраиваемый гиперпараметр

Задача машинного обучения

$f(x)$

X

y

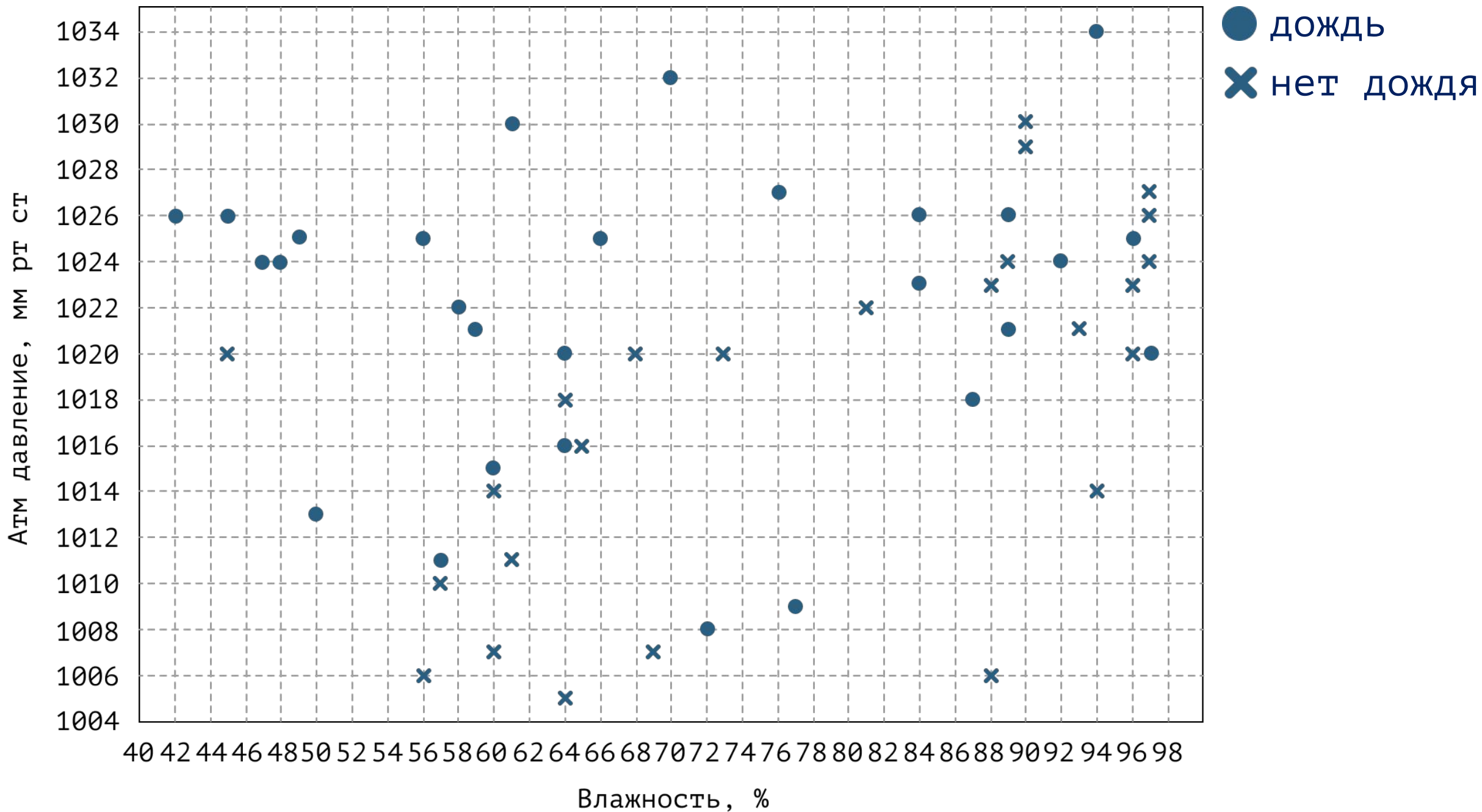
x_1 – атм. давление

x_2 – влажность воздуха

метка класса

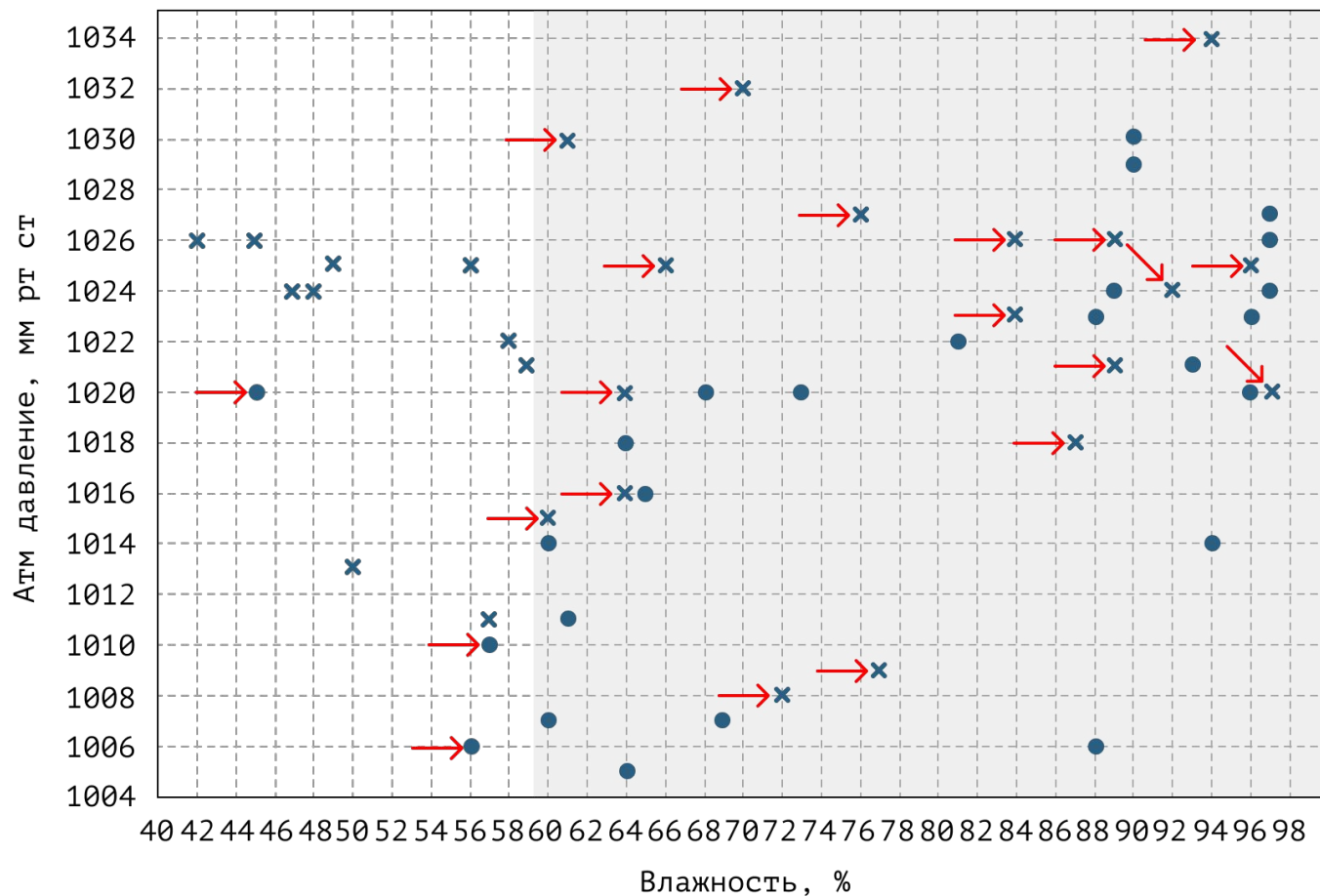
«ДОЖДЬ» / «НЕТ ДОЖДЯ»





область предсказания:
нет дождя

область предсказания:
был дождь



Глубина 1

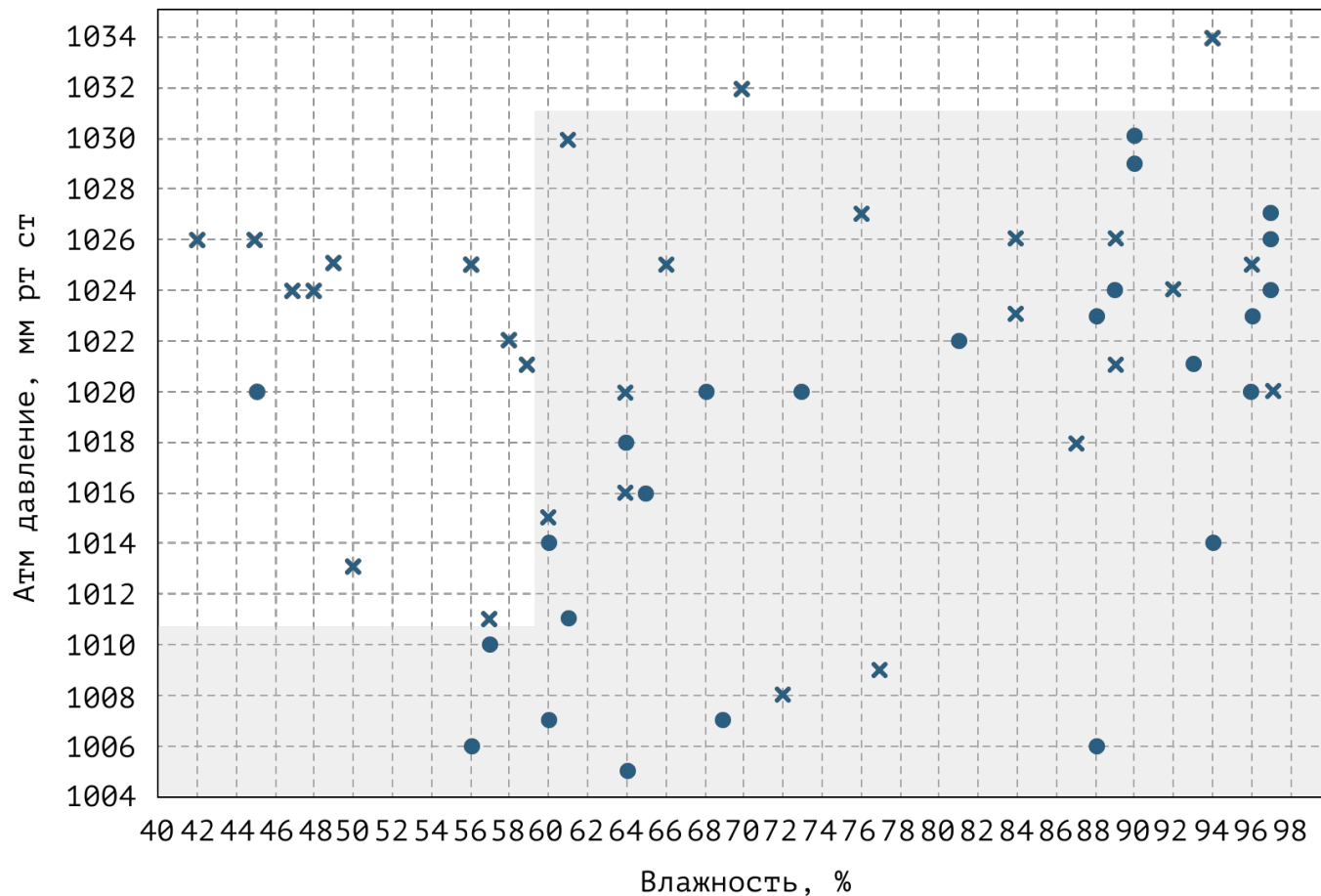
Влажность >59,5

да



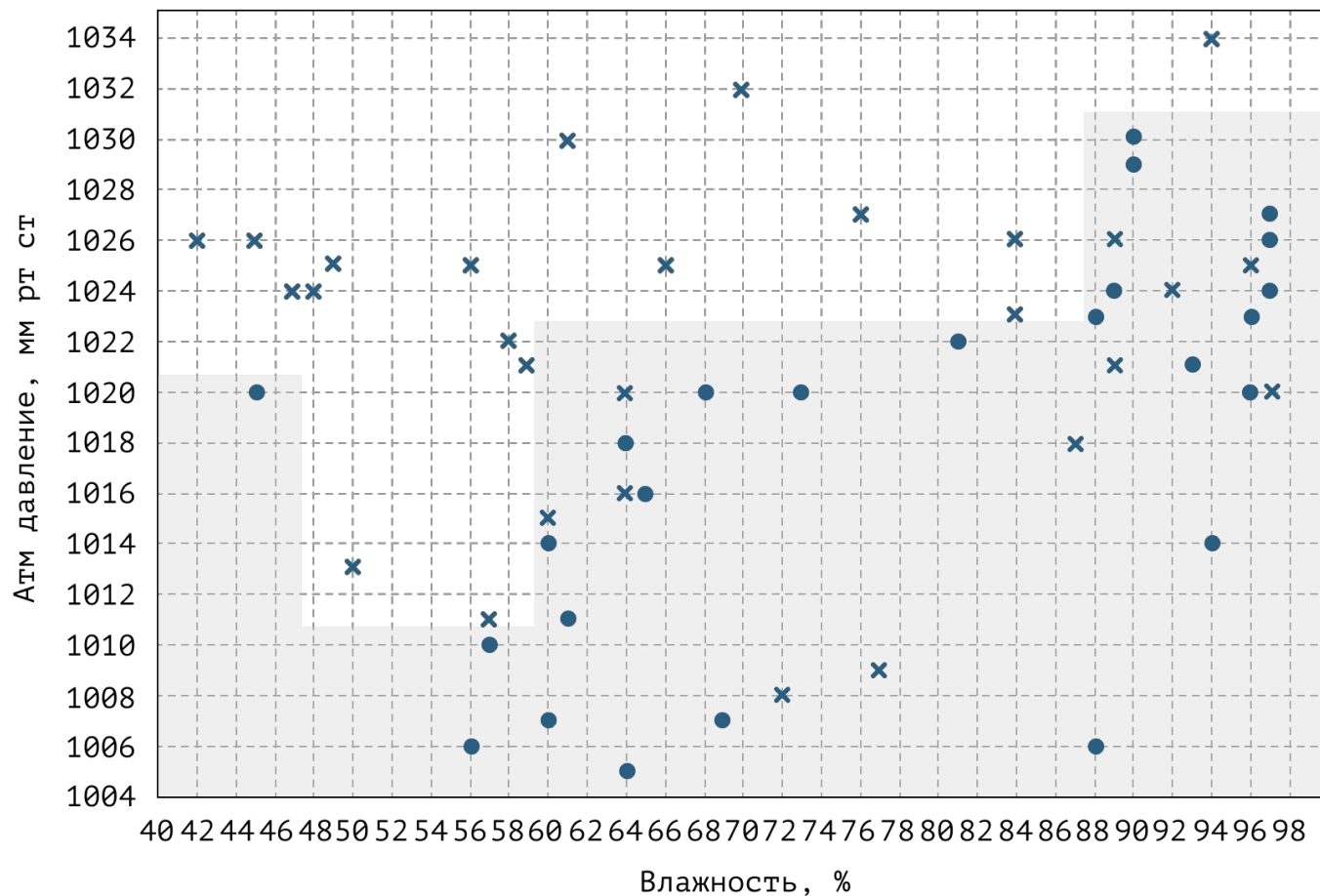
нет





→ 17 ошибок
(найдите сами)

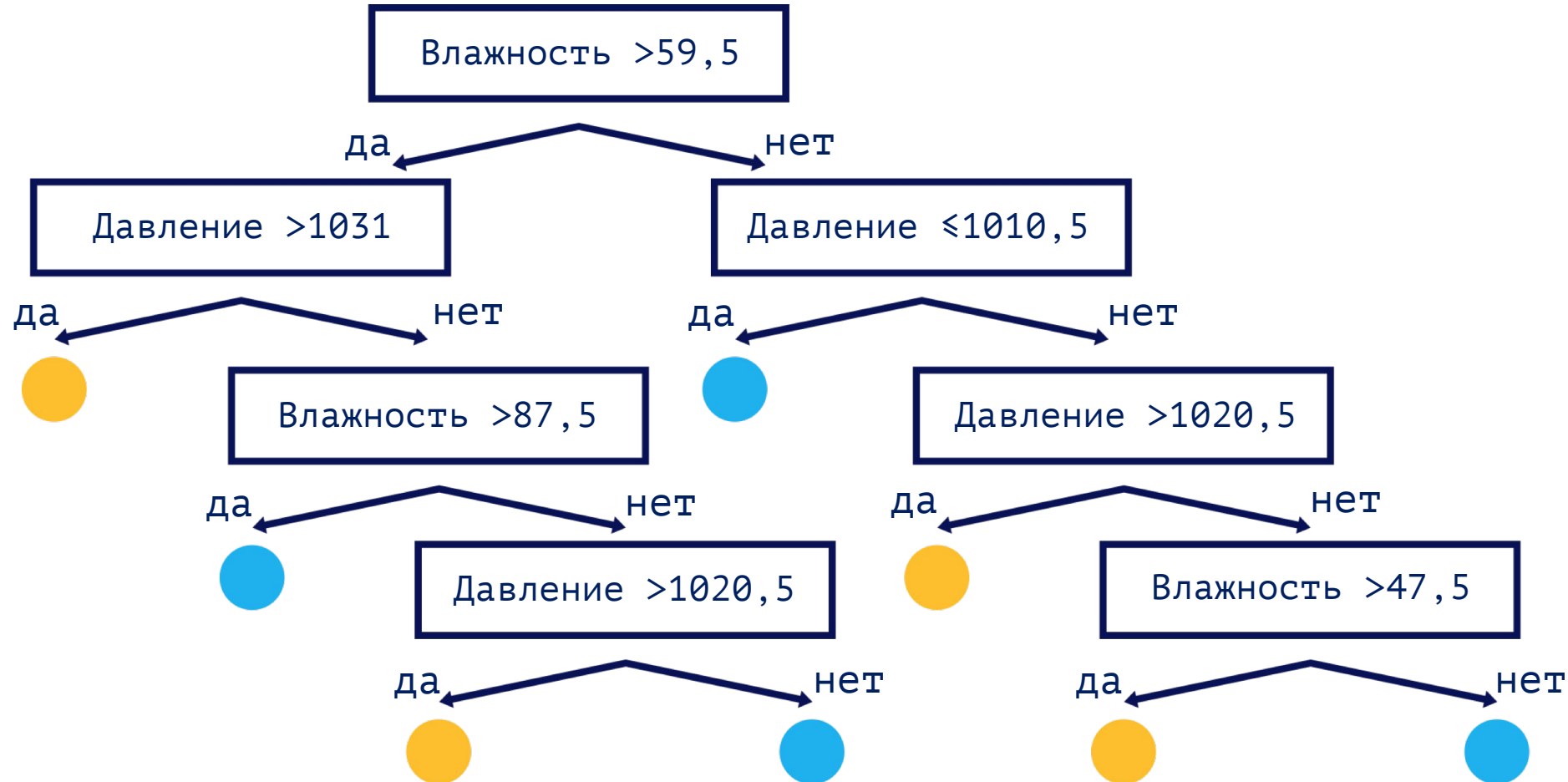
Глубина 4



Всего 11 ошибок!

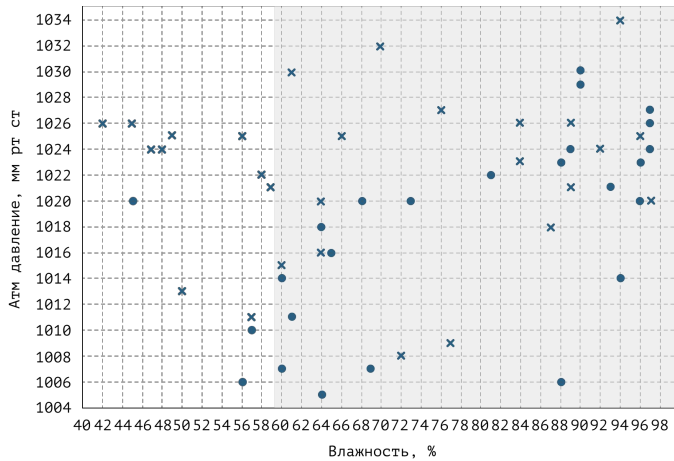
Почти в два раза меньше, чем в дереве с глубиной 1

Глубина 4

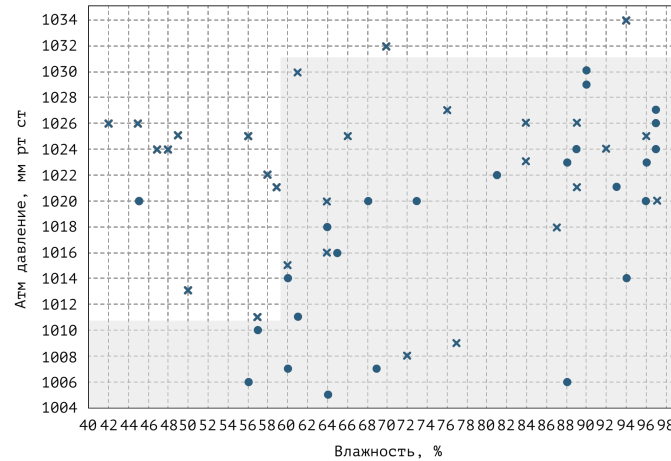


Тестируем наши обученные модели (деревья) на НОВЫХ ДАННЫХ

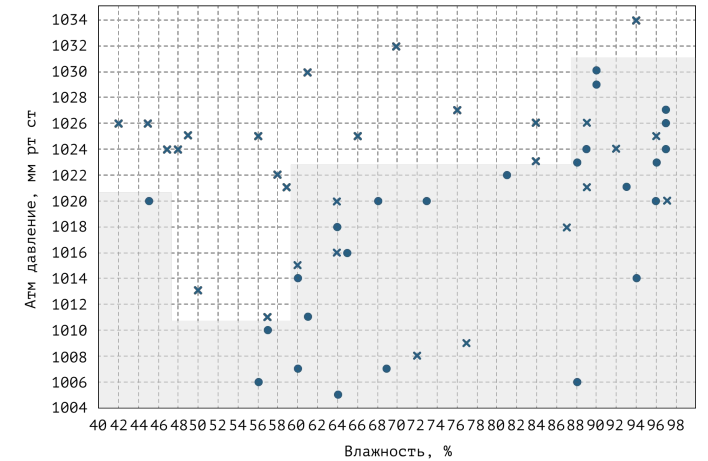
Глубина 1



Глубина 2

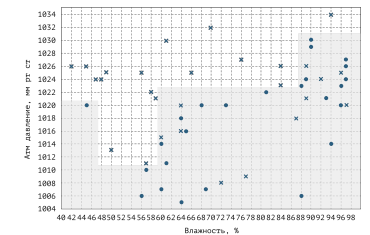
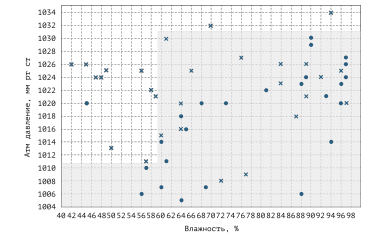
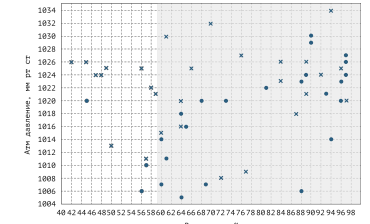


Глубина 4



Переносим новые данные на каждую модель

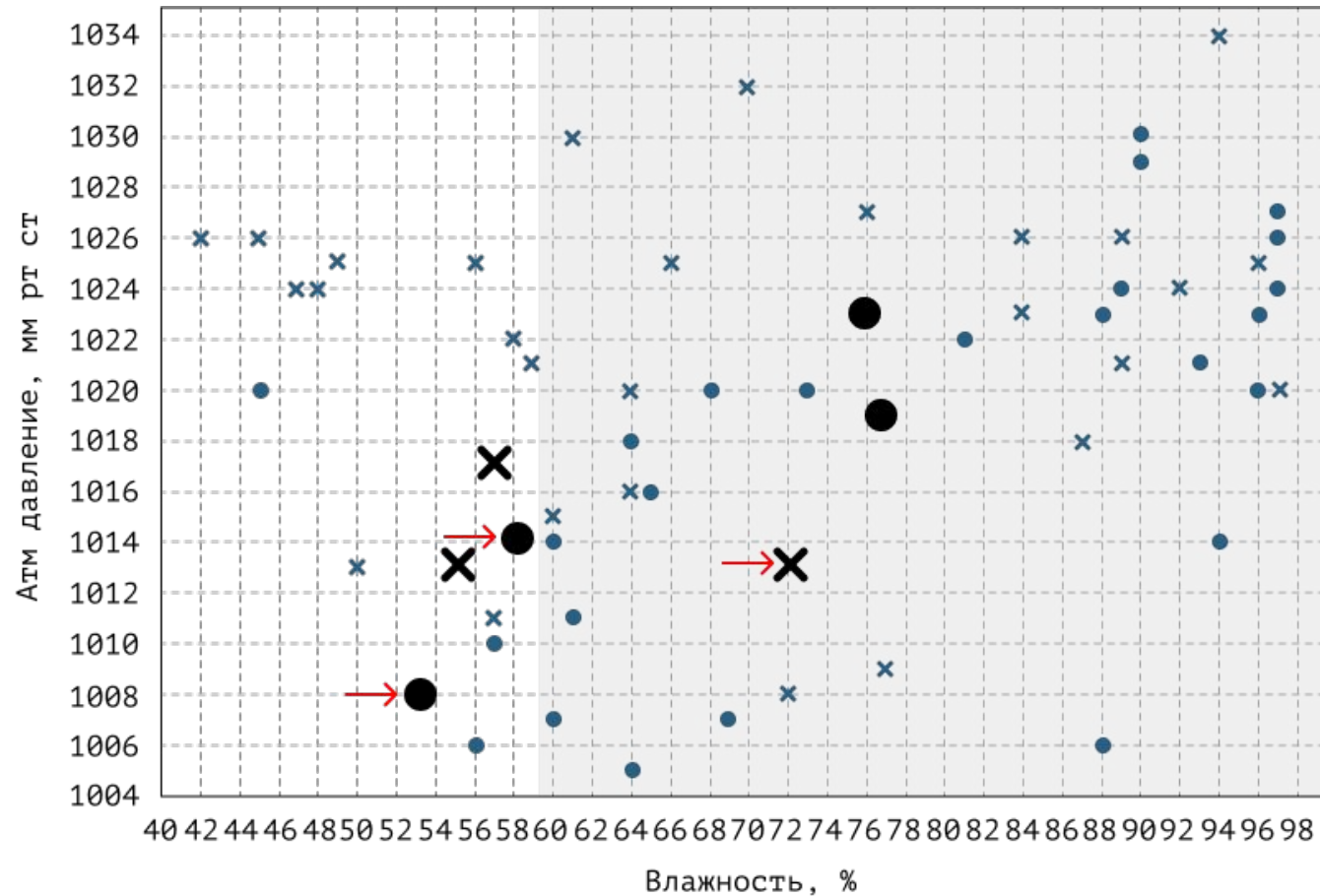
День недели	Атм. давление, мм рт.ст.	Влажность воздуха, %	Класс «Дождь» / «Нет дождя»	Рисуем на графиках
1	53	1008	Дождь	●
2	59	1014	Дождь	●
3	77	1019	Дождь	●
4	76	1023	Дождь	●
5	55	1013	Нет дождя	✕
6	58	1017	Нет дождя	✕
7	73	1011	Нет дождя	✕



Что получилось?

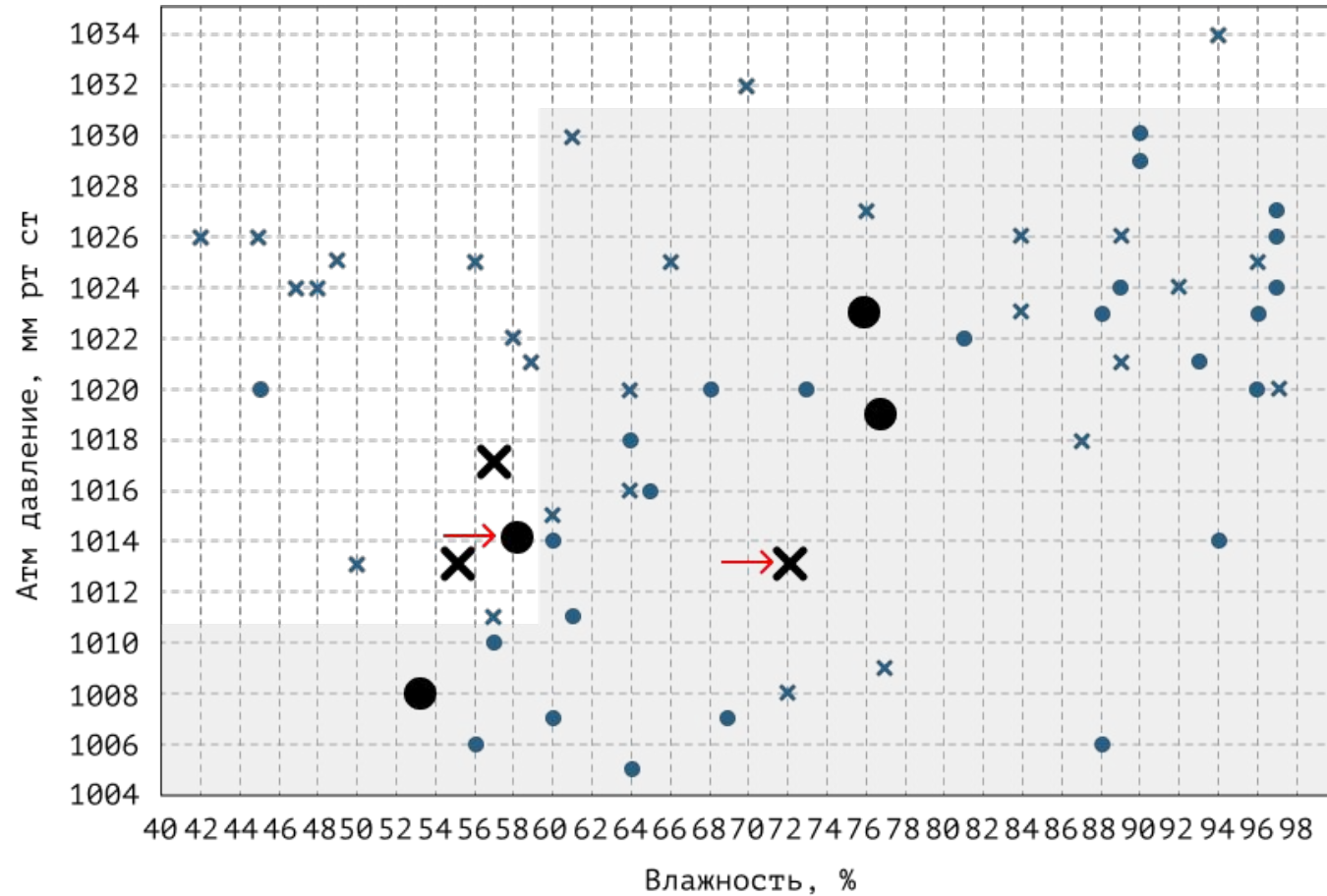
Глубина 1

3 ошибки



Что получилось?

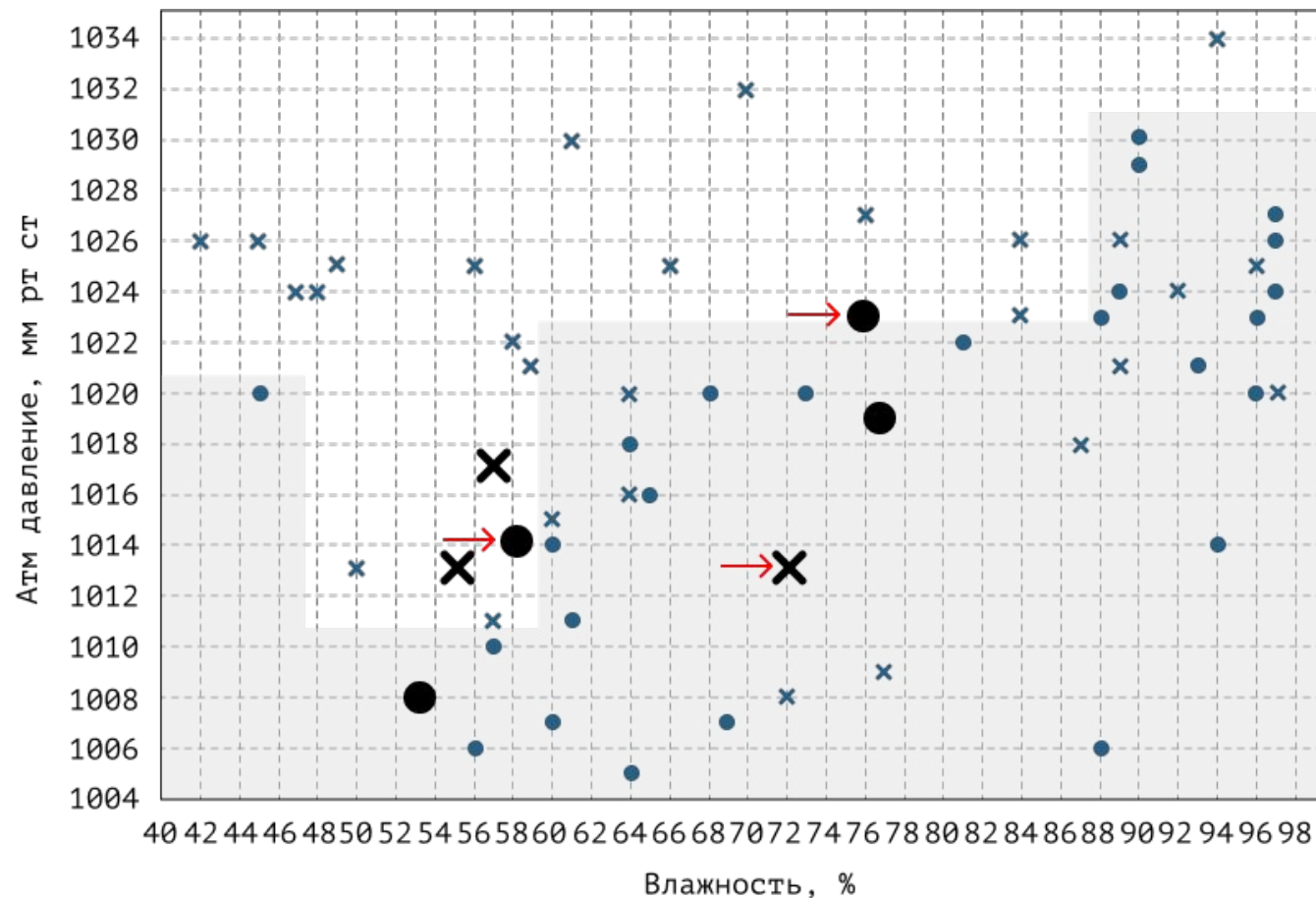
Глубина 2
2 ошибки



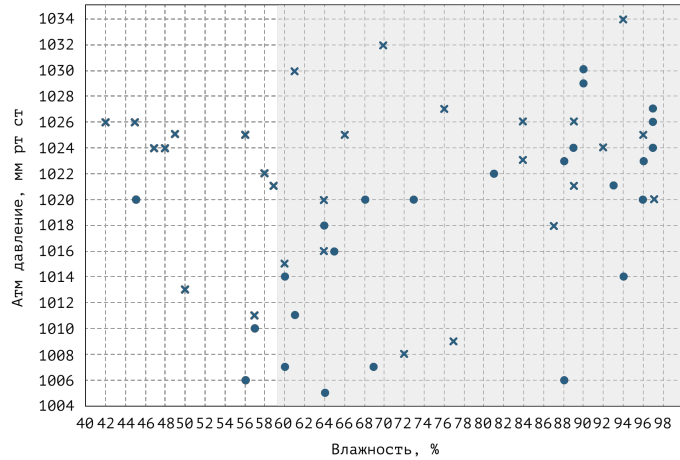
Что получилось?

Глубина 4

Снова
3 ошибки!

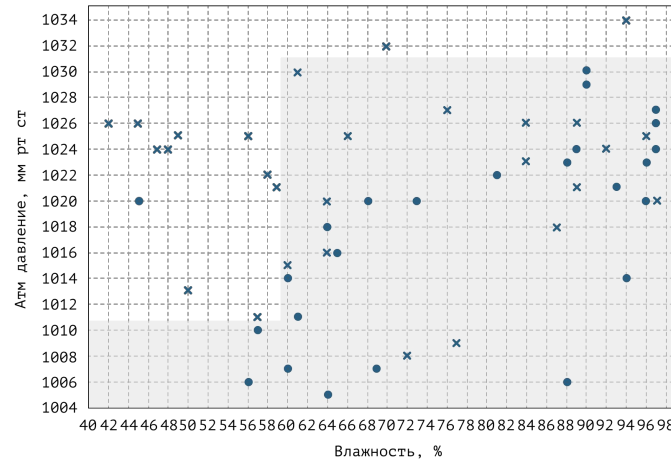


Глубина 1



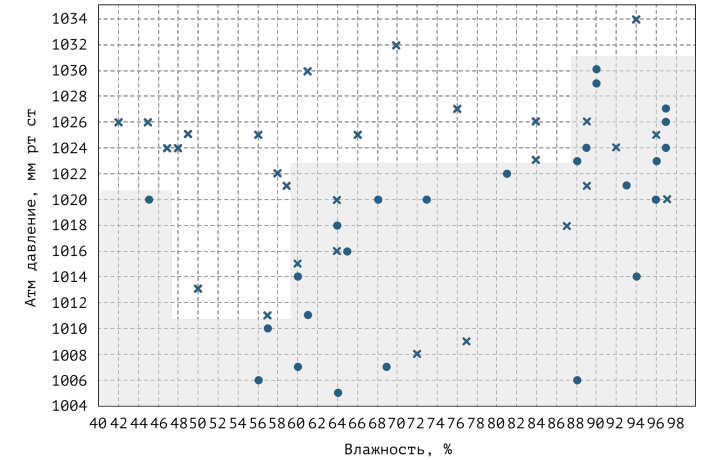
3 ошибки

Глубина 2



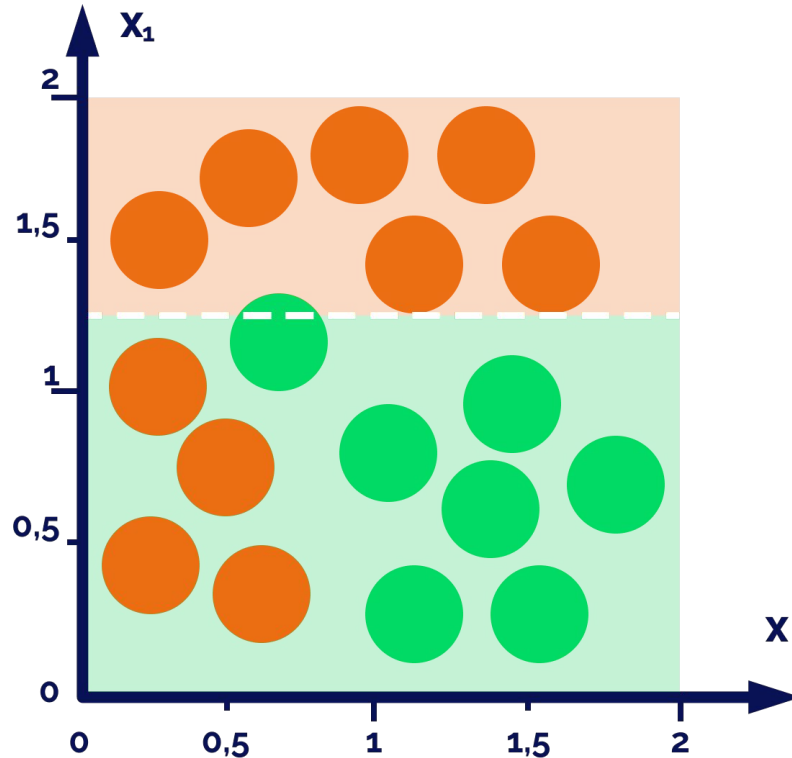
2 ошибки –
лучший результат

Глубина 4



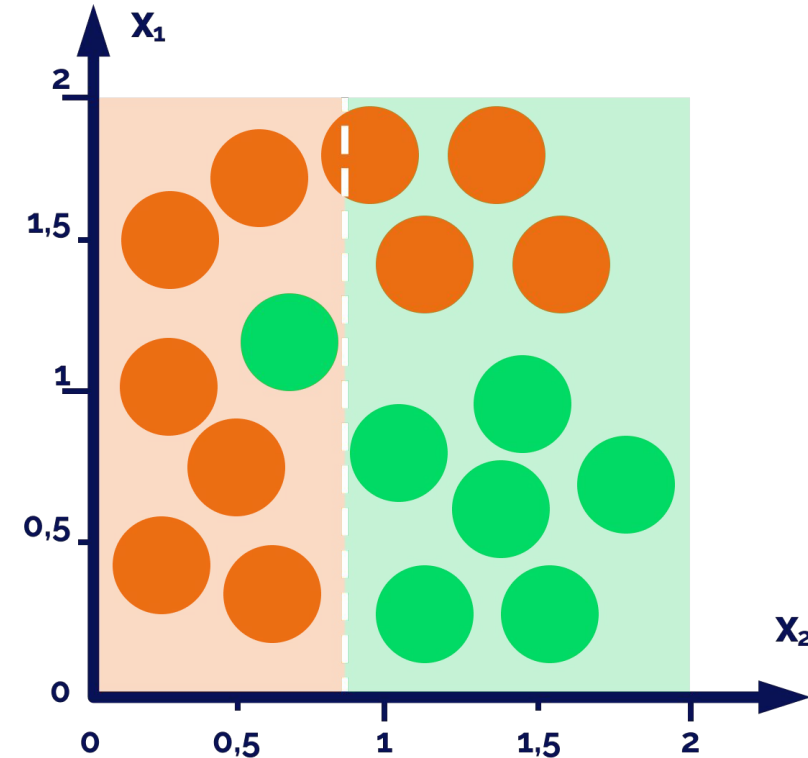
3 ошибки

Строим дерево решений



$X_1 < 1,25$

4 ошибки



$X_2 > 0,85$

5 ошибок