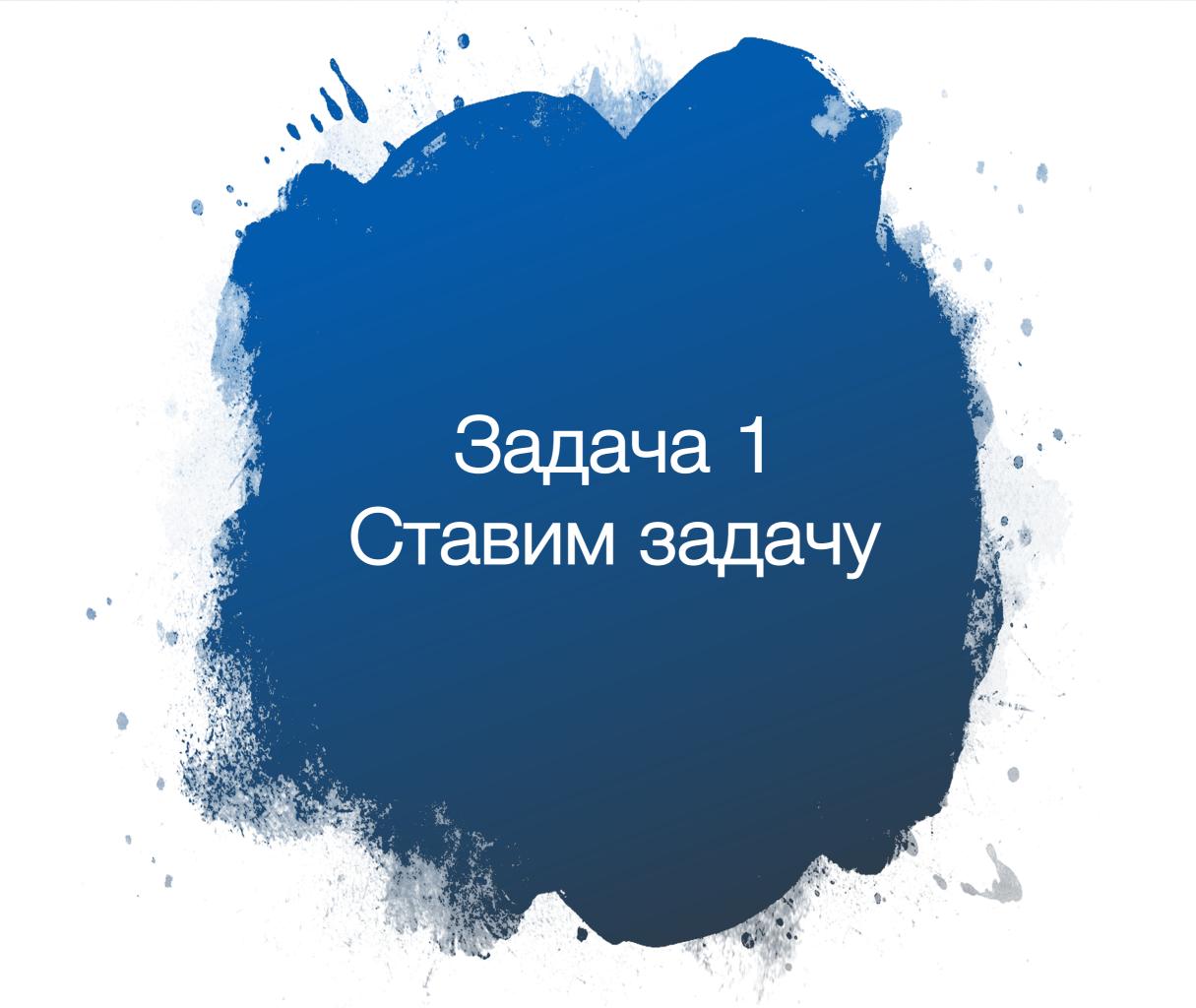


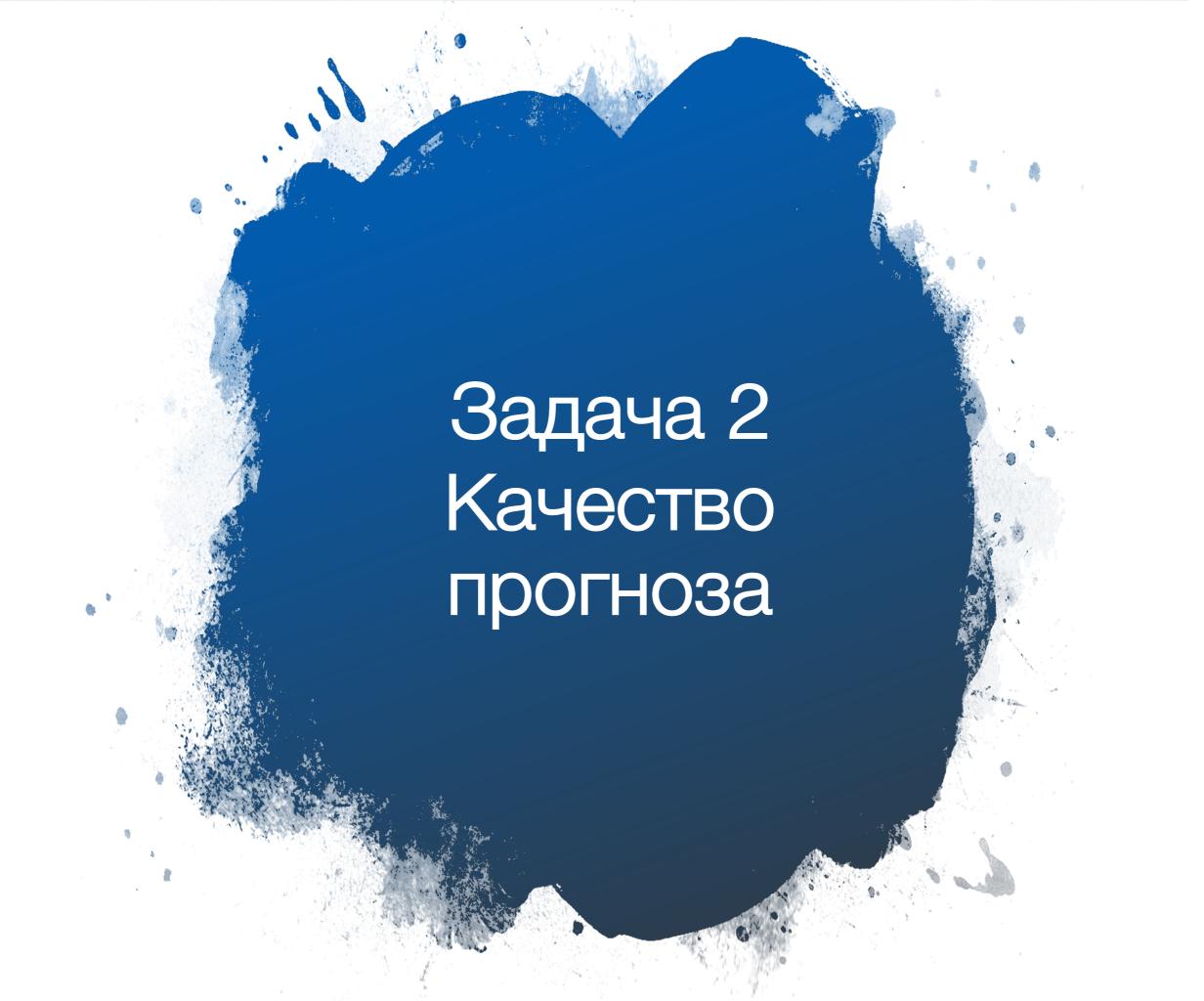
# СЕМИНАР 5. БММ191, 13.05.2020



Представьте себе, что у вас есть паблик с мемами. Вы — Хозяин мемов. Как и любой другой Хозяин мемов, вы любите лайки под мемами. Возникает желание привлечь в паблик целевую аудиторию, которая будет ставить под мемы лайки. Для этого вы хотите запустить рекламную кампанию паблика. Ясное дело, что рекламу хочется показывать не всем подряд, а только под- ходящим людям.

У вас есть данные по профилям всех тех людей, которые уже ставили в паблике лайки. По этим данным вам хочется построить модель, которая могла бы предсказать подходит ли кон- кретный человек для вашей рекламной компании (поставил бы ли он в паблик лайк, если бы был на него подписан).

- а) Сформулируйте задачу машинного обучения. Какой должна быть целевая переменная, чтобы перед вами была задача классификации. Какой должна быть целевая переменная, чтобы это была задача регрессии?
- б) Какие факторы из профилей вы бы использовали, чтобы спрогнозировать подходит ли человек для рекламной кампании?
- в) Приведите еще парочку примеров задачи классификации и задачи регрессии.



Добрыня, Алеша и Илья смотрят мемы и ставят на них лайки. Мы пытаемся предсказать сколько лайков они оставят под мемами на основе поведения их однокурсников.

Для этого мы оценили регрессию. Ну и она нам напредсказывала, что парни поставят 4, 20 и 110 лайков. В реальности они поставили 5, 10 и 100 лайков. Возникает вопрос: насколько сильно наша модель ошиблась в прогнозировании.

Что такое MAE, MSE, RMSE и MAPE? Посчитайте для модели все четыре метрики качества.

#### РЕШЕНИЕ

$$MAE = \frac{1}{\ell} \sum_{i=1}^{\ell} |y_i - \widehat{y}_i|$$

$$MAE = \frac{1}{\ell} \sum_{i=1}^{\ell} |y_i - \widehat{y_i}| \qquad MAPE = \frac{1}{\ell} \sum_{i=1}^{\ell} \frac{|y_i - \widehat{y_i}|}{y_i}$$

$$MSE = \frac{1}{\ell} \sum_{i=1}^{\ell} (y_i - \widehat{y}_i)^2$$

$$MSE = \frac{1}{\ell} \sum_{i=1}^{\ell} (y_i - \hat{y}_i)^2$$
  $RMSE = \sqrt{\frac{1}{\ell} \sum_{i=1}^{\ell} (y_i - \hat{y}_i)^2}$ 

#### РЕШЕНИЕ

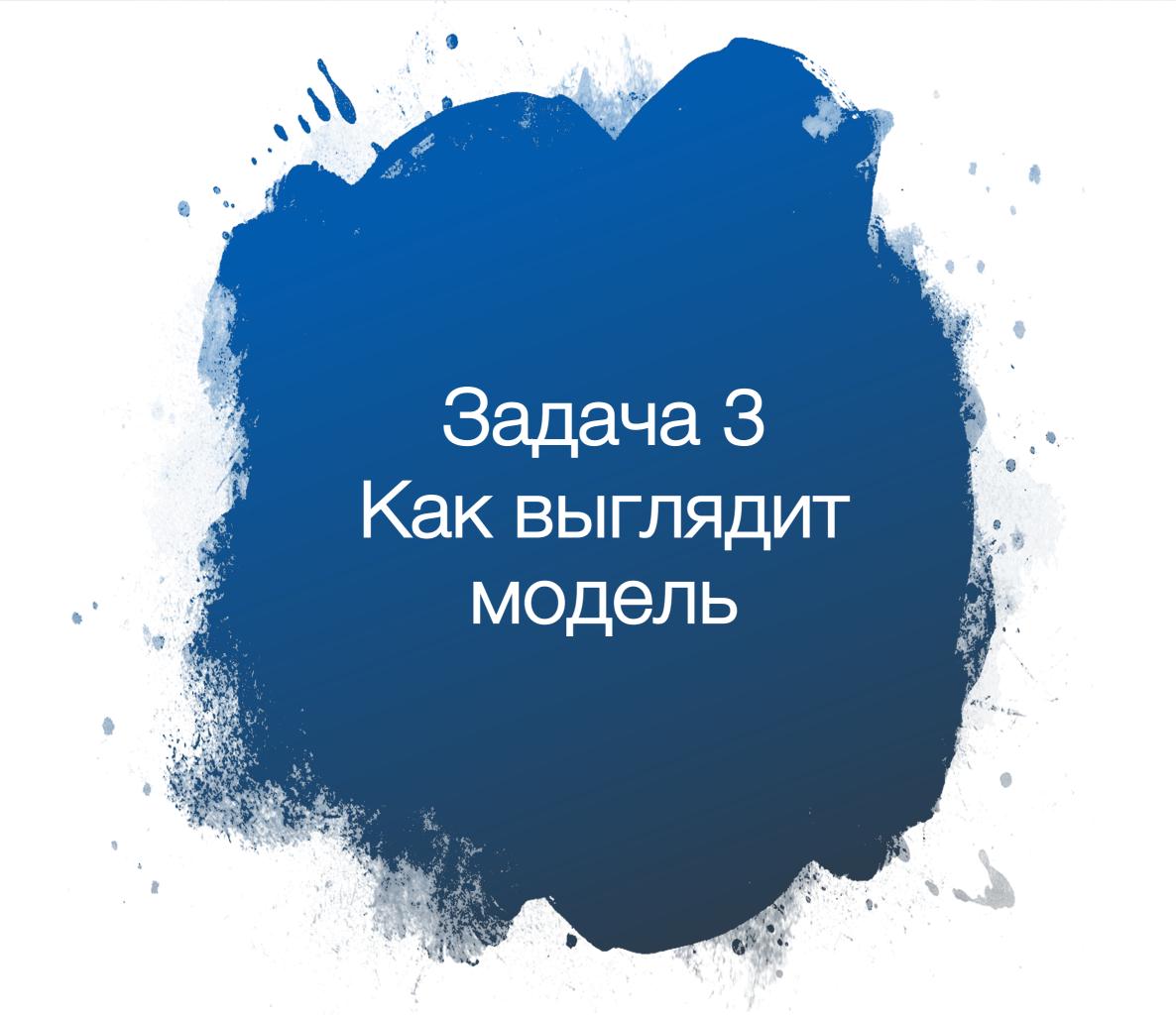
$$MAE = 7$$
 $MSE = 67$ 
 $RMSE = \sqrt{67} = 8.19$ 
 $MAPE = 0.28$  или 28%

$$R^{2} = 1 - \frac{\sum_{i=1}^{\ell} (y_{i} - \widehat{y}_{i})^{2}}{\sum_{i=1}^{\ell} (y_{i} - \overline{y})^{2}}$$

$$\bar{y}$$
= 44.67

$$R^2 = 1 - \frac{201}{6530.7} = 0.97$$

| У   | $\widehat{\mathcal{Y}}_i$ | y - $\widehat{y_i}$ | $ y$ - $\widehat{\mathcal{Y}_i} $ | $(y - \widehat{y_i})^2$ | $ y_i - \widehat{y}_i $ | $(y_i - \bar{y})^2$ |
|-----|---------------------------|---------------------|-----------------------------------|-------------------------|-------------------------|---------------------|
|     |                           |                     |                                   |                         | $y_i$                   |                     |
| 4   | 5                         | = 4 – 5 = -1        | 1                                 | 1                       | = 1/4 = 0.25            | (-40.67)^2          |
|     |                           |                     |                                   |                         |                         |                     |
| 20  | 10                        | = 20 – 10 = 10      | 10                                | 100                     | = 10/20 = 0.5           | -24.67              |
|     |                           |                     |                                   |                         |                         |                     |
| 110 | 100                       | = 110 – 100 = 10    | 10                                | 100                     | = 10 / 110 = 0.09       | 65.33               |
|     |                           |                     |                                   |                         |                         |                     |



Предположим, Олег хочет купить автомобиль и считает, сколько денег ему нужно для этого накопить 1. Он пересмотрел десяток объявлений в интернете и увидел, что новые автомобили стоят около 20000, годовалые — примерно 19000, двухлетние — 18000 и так далее. В уме Олег-аналитик выводит формулу: адекватная цена автомобиля начинается от 20000 и падает на 1000 каждый год, пока не упрется в 10000. Олег сделал то, что в машинном обучении называют регрессией — предсказал цену по известным данным. Давайте попробуем повторить подвиг Олега.

- а) Как выглядит формула в случае Олега?
- б) За сколько продать старый айфон? Придумайте формулу для предсказания. Проинтерпретируйте каждый коэффициент в ней.
- в) Сколько одежды брать с собой в путешествие? Придумайте формулу для предсказания. Проинтерпретируйте каждый коэффициент в ней.
- г) Сколько шашлыка брать на дачу? Как выглядит формула?
- д) Сколько брать шашлыка, если есть друг-вегетарианец? Как можно назвать этого друга в терминах машинного обучения? Испортит ли вегетарианец формулу?

Было бы удобно иметь формулу под каждую проблему на свете. Но взять те же цены на автомобили: кроме пробега есть десятки комплектаций, разное техническое состояние, сезонность спроса и ещё столько неочевидных факторов, которые Олег, даже при всём желании, не учёл бы в голове.

Предположим, Олег хочет купить автомобиль и считает, сколько денег ему нужно для этого накопить 1. Он пересмотрел десяток объявлений в интернете и увидел, что новые автомобили стоят около 20000, годовалые — примерно 19000, двухлетние — 18000 и так далее. В уме Олег-аналитик выводит формулу: адекватная цена автомобиля начинается от 20000 и падает на 1000 каждый год, пока не упрется в 10000. Олег сделал то, что в машинном обучении называют регрессией — предсказал цену по известным данным. Давайте попробуем повторить подвиг Олега.

а) Как выглядит формула в случае Олега?

20000 - 1000n

$$y = 20000 - 1000 x_1$$
  
 $x_1 \le 10$ 

б) За сколько продать старый айфон? Придумайте формулу для предсказания. Проинтерпретируйте каждый коэффициент в ней.

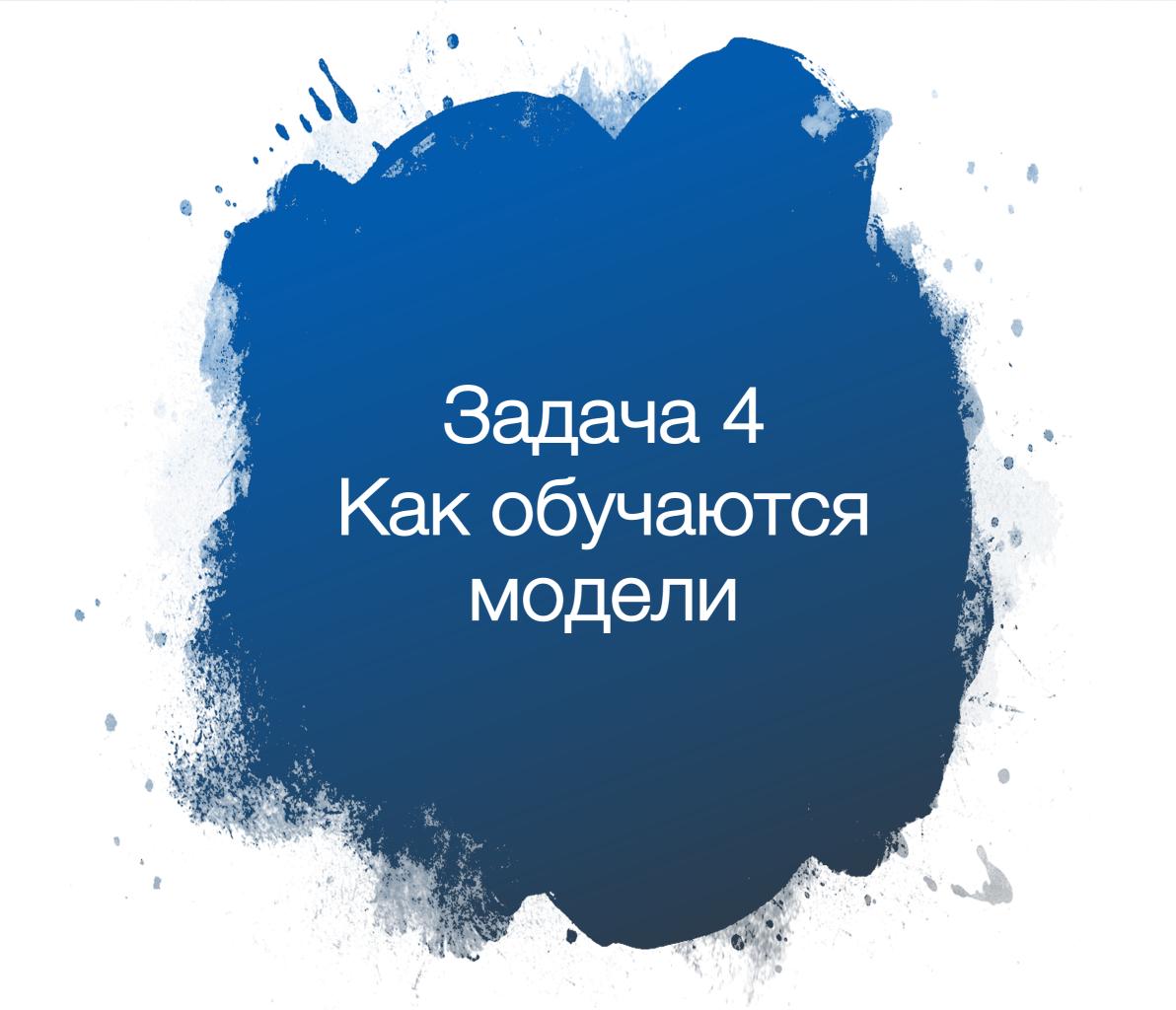
у – цена айфона (для которого мы прогнозируем)

X<sub>1</sub> – количество выпущенных после моделей

 $X_2$  — возраст модели

х<sub>3</sub> – битый или не битый – дамми-переменные

 $y = 70\ 000 - 20\ 000^*x_1 - 15\ 000^*x_2 - 24\ 000^*x_3$ 



Давайте попробуем совсем-совсем на пальцах почувствовать, как модели обучаются. Пусть у Хозяина мемов есть две переменные: х — возраст подписчика и у — число лайков, которое он оставил. Хозяин мемов хочет оценить регрессию  $y = \beta \cdot x$ , то есть он хочет попытаться пред- сказать число лайков по возрасту подписчика. Хозяин собрал два наблюдения для оценивания модели:  $x_1 = 15$ ,  $y_1 = 10$  и  $x_2 = 22$ ,  $y_2 = 2$ .

Теперь хозяину надо подобрать коэффициент β так, чтобы ошибка прогноза, измеряемая с помощью MSE оказалась поменьше.

- 1. Пусть β = 1. Какие значения нам спрогнозирует модель? Какая у нее будет ошибка?
- 2. Пусть  $\beta = 0.5$ . Найдите прогнозы и ошибку модели.
- 3. Какое значение для β нам больше подходит? Как можно найти оптимальное β?

#### РЕШЕНИЕ

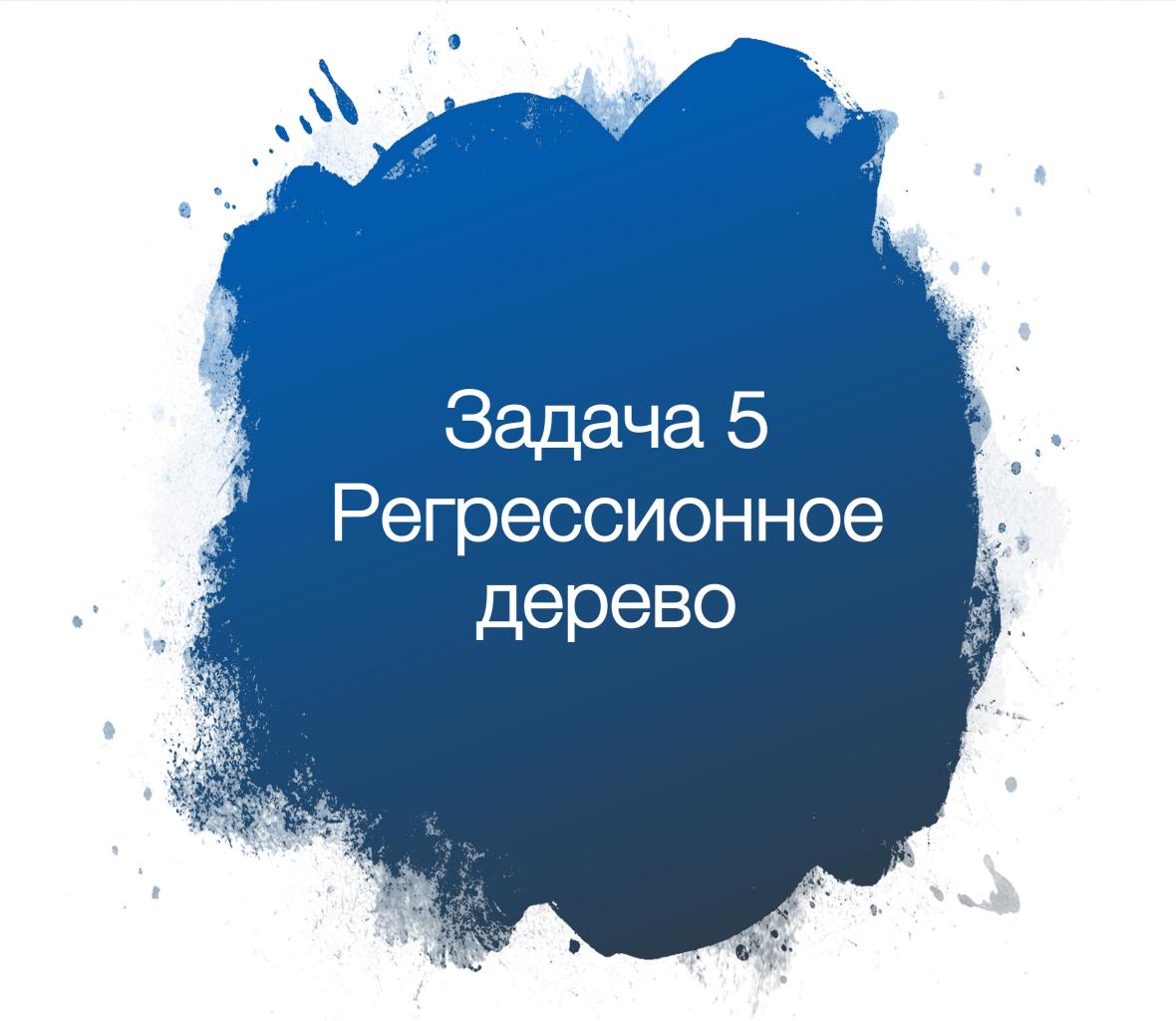
$$y = \beta \cdot x$$
,  
 $x_1 = 15$ ,  $y_1 = 10$  и  $x_2 = 22$ ,  $y_2 = 2$ .

1. Пусть β = 1. Какие значения нам спрогнозирует модель? Какая у нее будет ошибка?

| у  | х  | $\widehat{y}_i = 1^*x$ |                       |
|----|----|------------------------|-----------------------|
| 10 | 15 | 15                     | (10-15)^2 = 25        |
| 2  | 22 | 22                     | $(2-22)^2 = 400$      |
|    |    |                        | MSE = 425 / 2 = 212.5 |

2. Пусть β = 0.5. Найдите прогнозы и ошибку модели.

| у  | Х  | $\widehat{y}_i = 0.5^*x$ |                          |
|----|----|--------------------------|--------------------------|
| 10 | 15 | 7.5                      | (10-7.5)^2 = 6.25        |
| 2  | 22 | 11                       | $(2-11)^2 = 81$          |
|    |    |                          | MSE = 87.25 / 2 = 43.625 |



Для того чтобы решать задачу регрессии и прогнозировать что-нибудь, можно пытаться искать коэффициенты в уравнениях, которые мы выписывали выше. Это один из вариантов модели. Он называется линейной регрессией. Линейной, потому что мы пытаемся провести через облако точек линию. Можно пробовать оценивать и какие-то другие, более сложные, нелинейные модели. Например, можно построить регрессионное дерево. Было бы нечестно бросать вас не обучив ручками ни одной модели. Давайте обучим!

| t  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |

Миша работает в маленькой кофейне. Харио Малабар Монсун — фирменный напиток этой кофейни. Мише интересно узнать, как именно ведёт себя количество заказов напитка уі в зависимости от температуры за окном ti. Четыре дня Миша записывал свои наблюдения:

Сегодня он решил обучить регрессионное дерево. В качестве функции потерь он использует

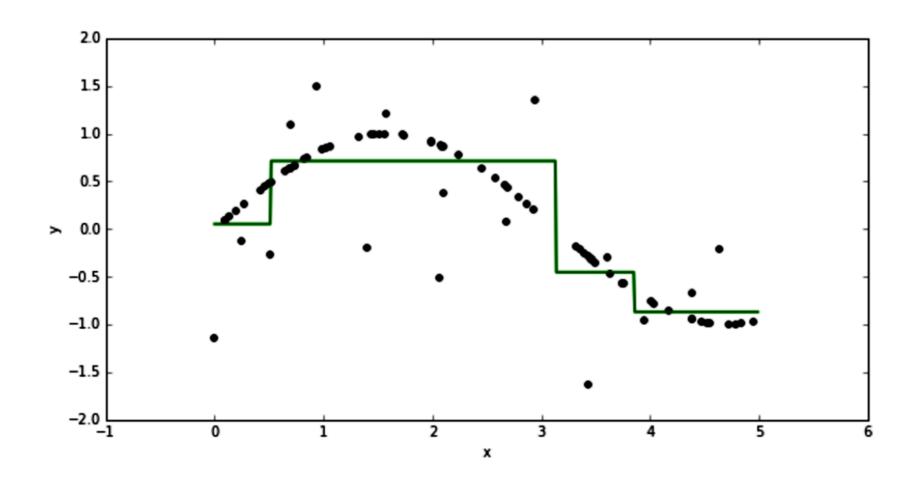
$$MSE = \frac{1}{\ell} \sum_{i=1}^{\ell} (y_i - \widehat{y}_i)^2$$

- а) Обучите регрессионное дерево.
- б) Какой прогноз на сегодня сделает дерево Миши, если за окном 13 градусов?
- в) Можно ли для обучения дерева использовать МАЕ?

### ЧТО ТАКОЕ РЕГРЕССИОННОЕ ДЕРЕВО

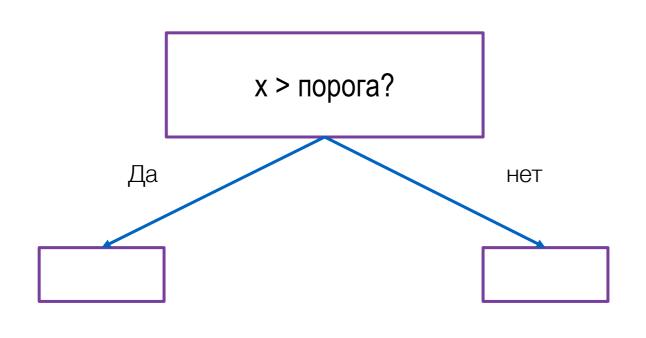
Модель регрессии. Такая же, как и линейная регрессия.

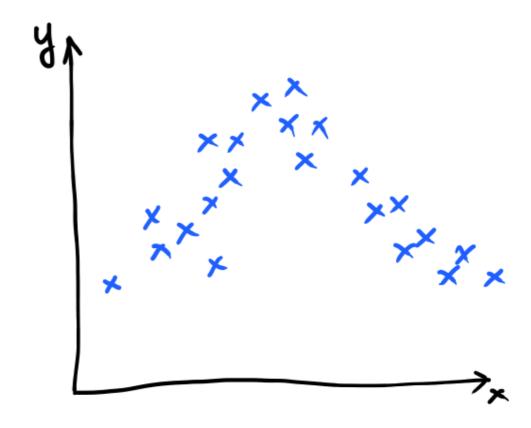
Востанавливают не линию, а кусочно-непрерывную функцию



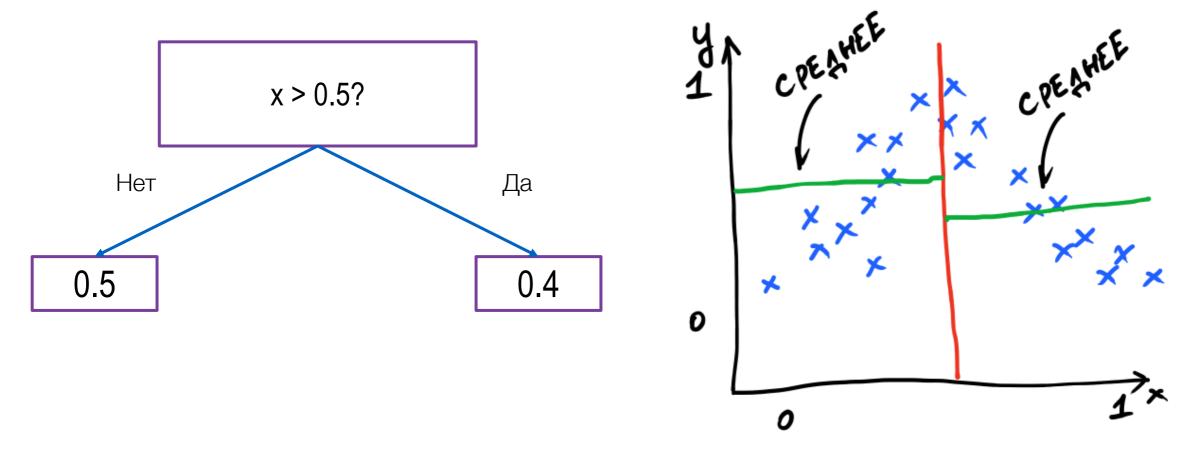
1) Задаем вопросы по фиче:

правда ли, что признак > порога?



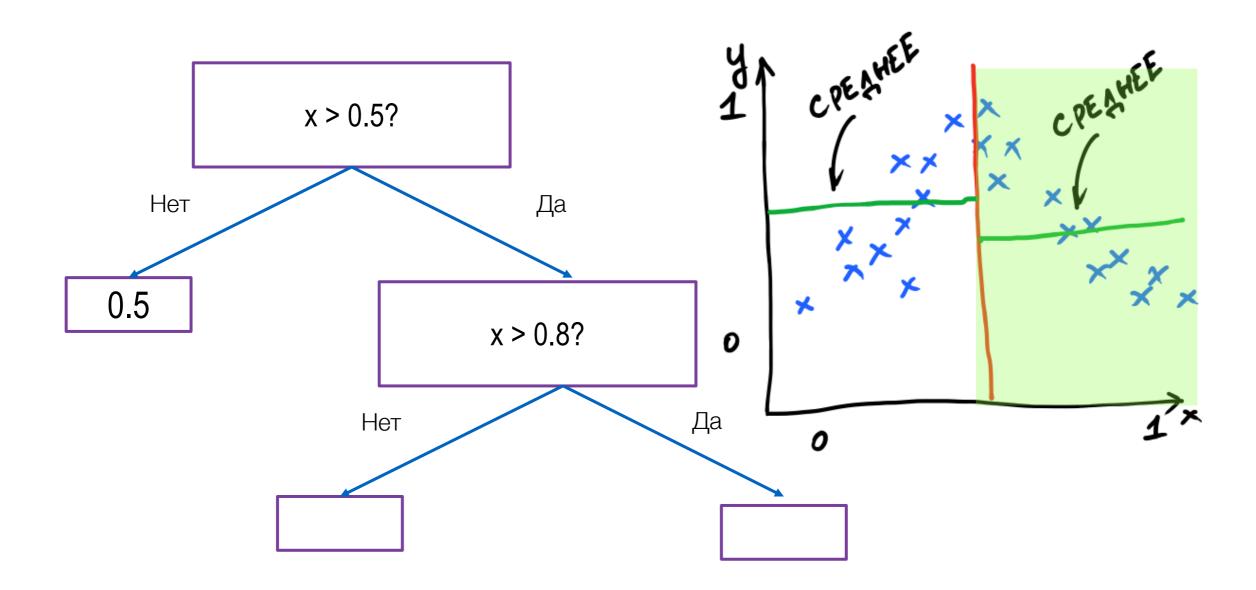


- 1) Задаем вопросы по фиче: правда ли, что признак > порога?
- 2) Делим данные на две части.

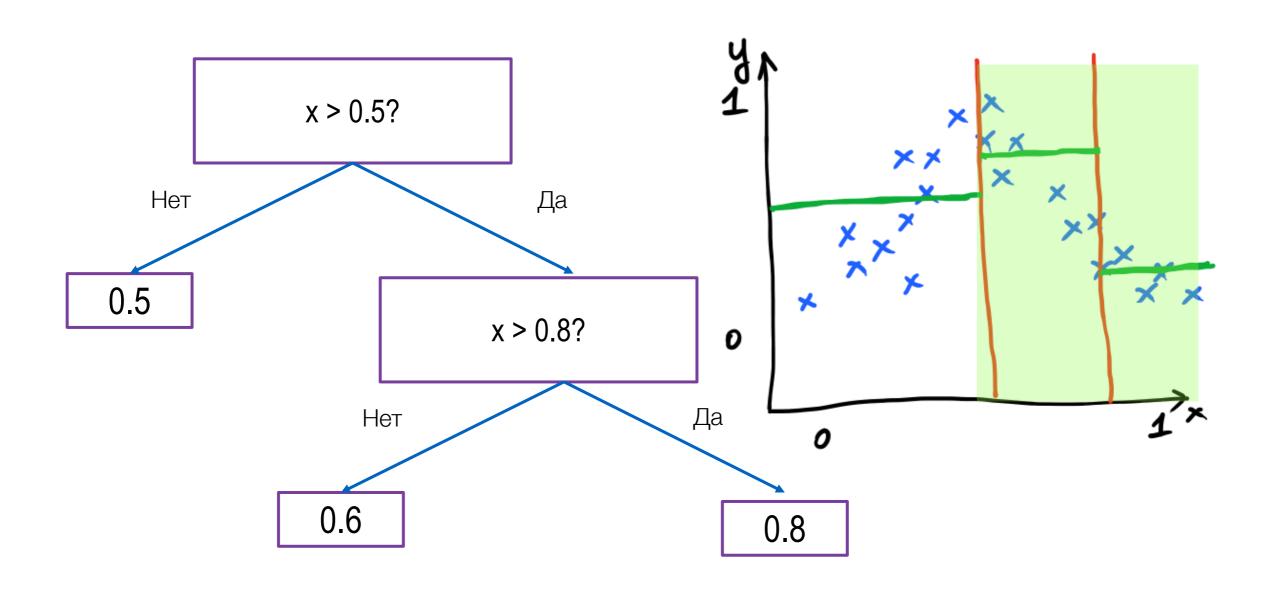


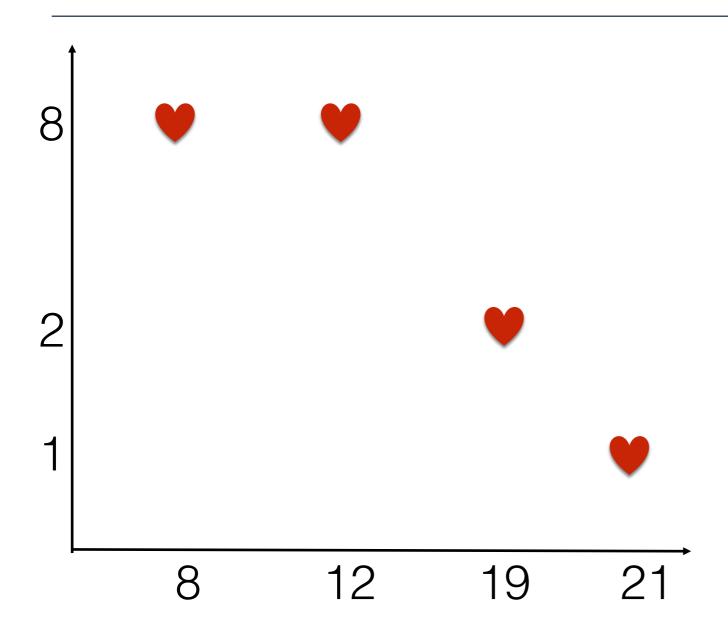
Прогноз в каждой ветке – это среднее значение всех элементов, попавших в эту ветку

3) Улучшаем прогнозы, «углубляем» дерево дальше, задавая вопросы



- 3) »Углубляем» дерево дальше, задавая вопросы
- 4) И до победного, пока не уткнемся в какой-либо критерий останова





| t  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |



| t  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |



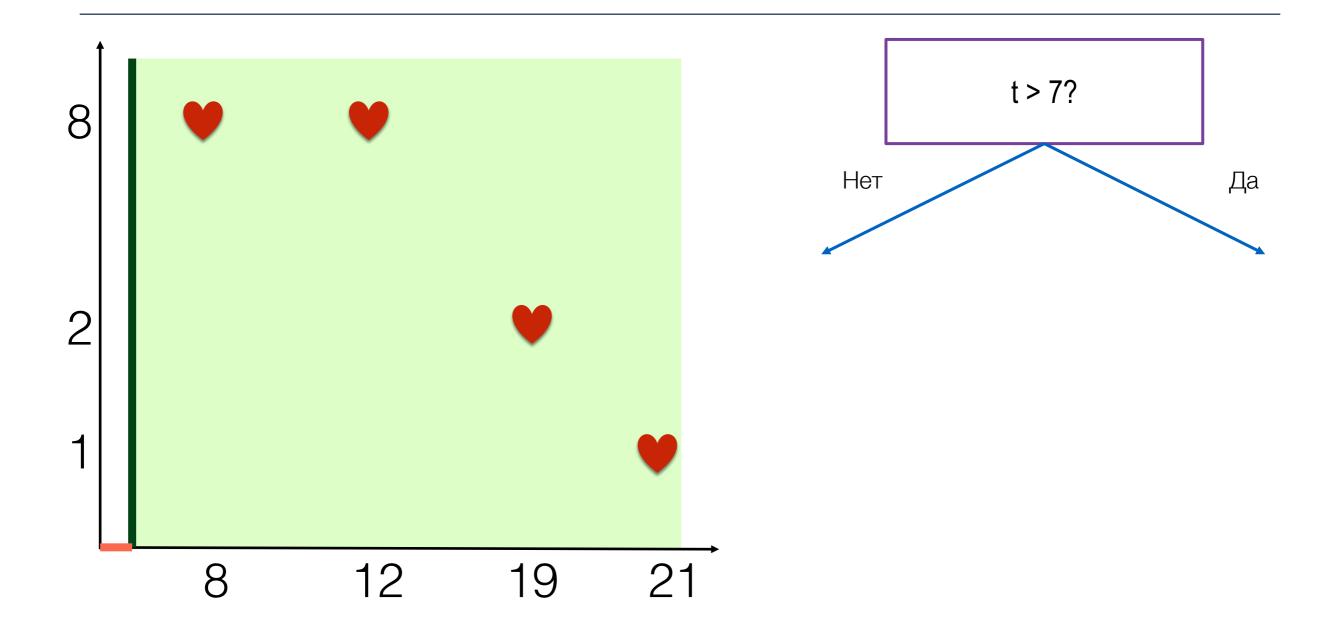
| t  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |



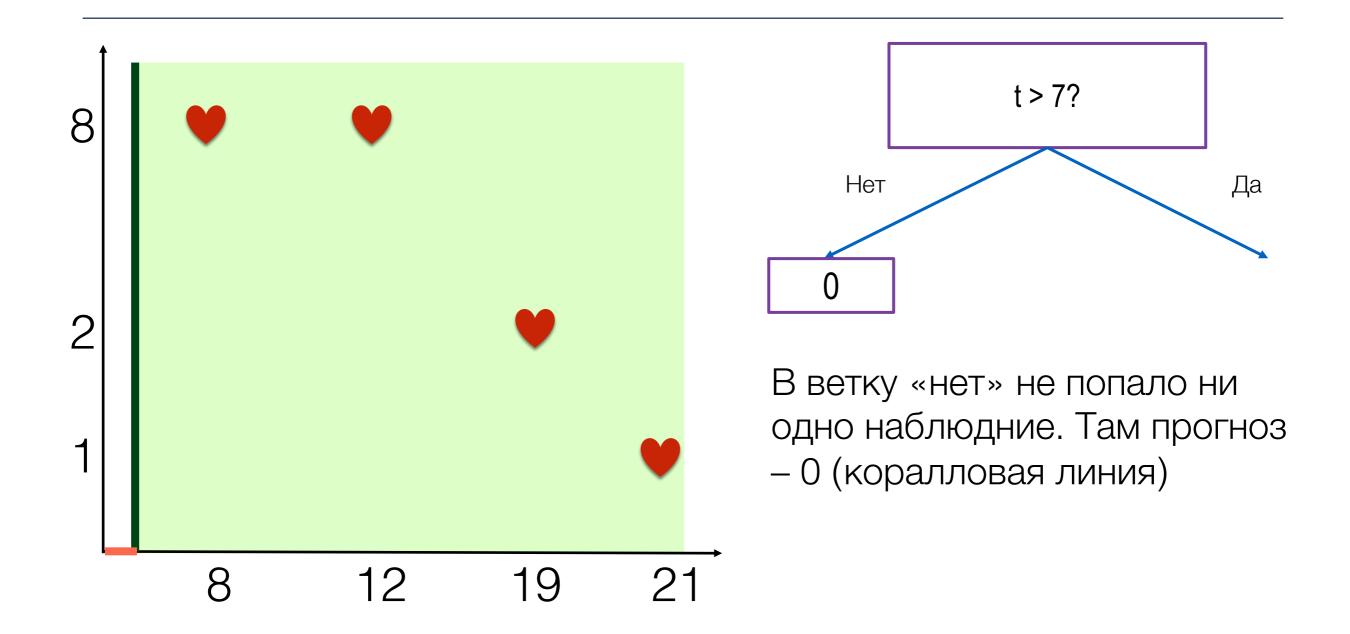
| t  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |



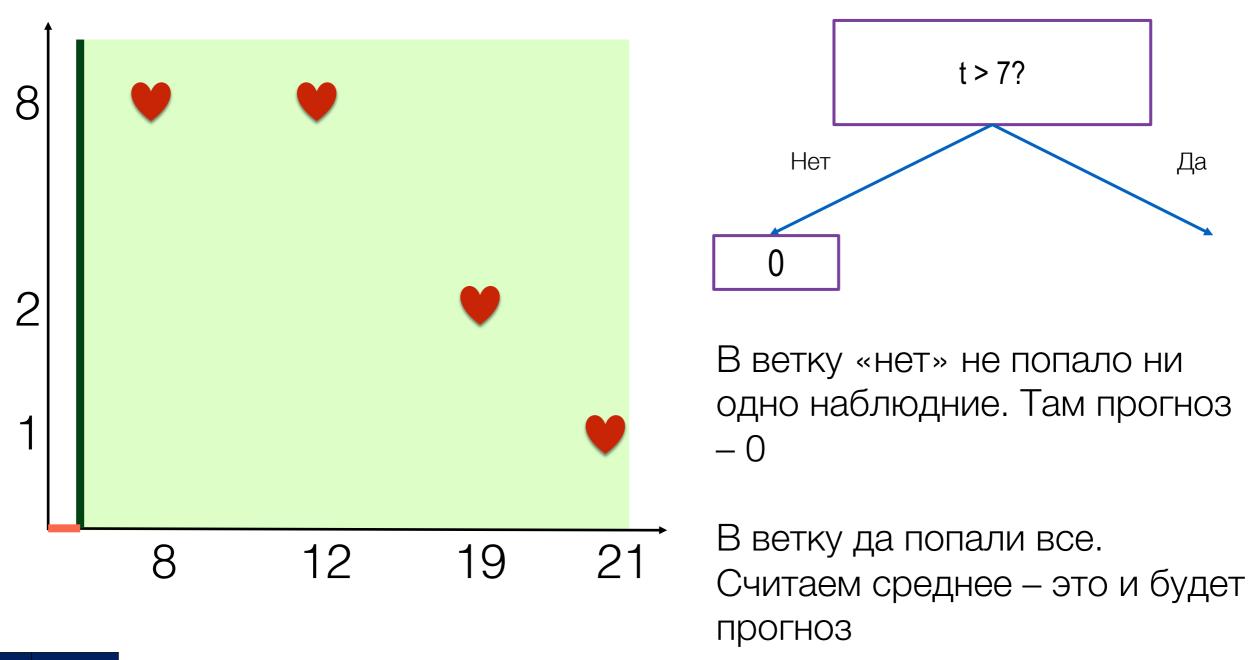
| t  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |



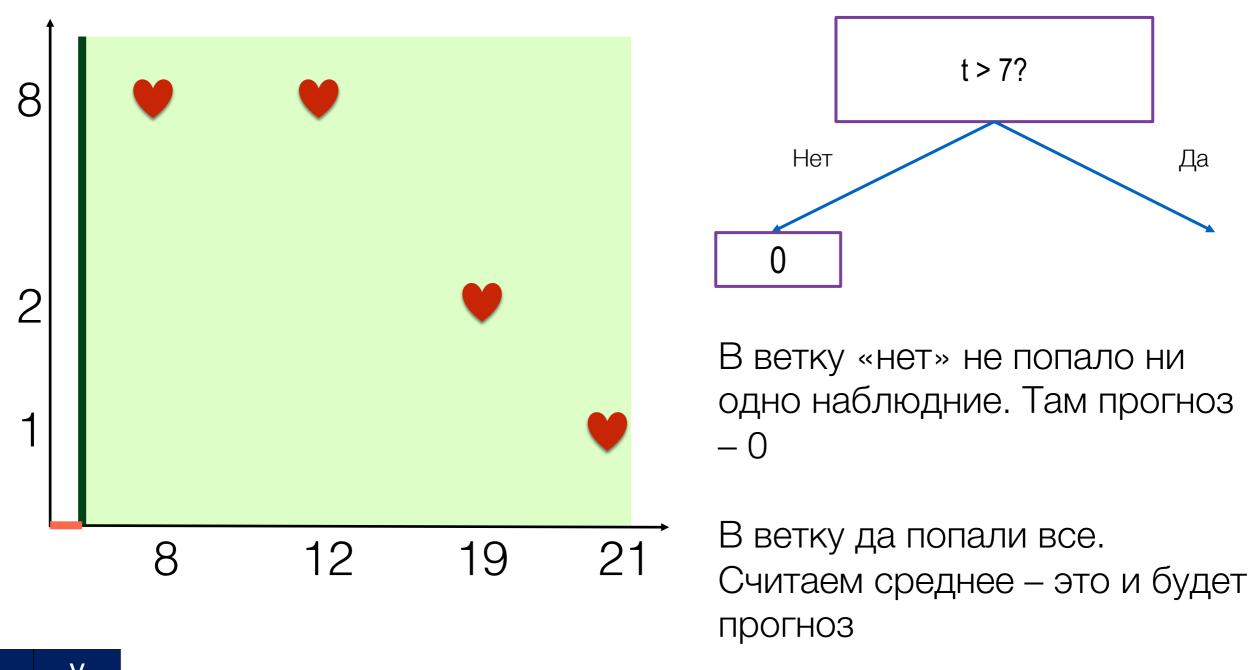
| t  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |



| t  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |

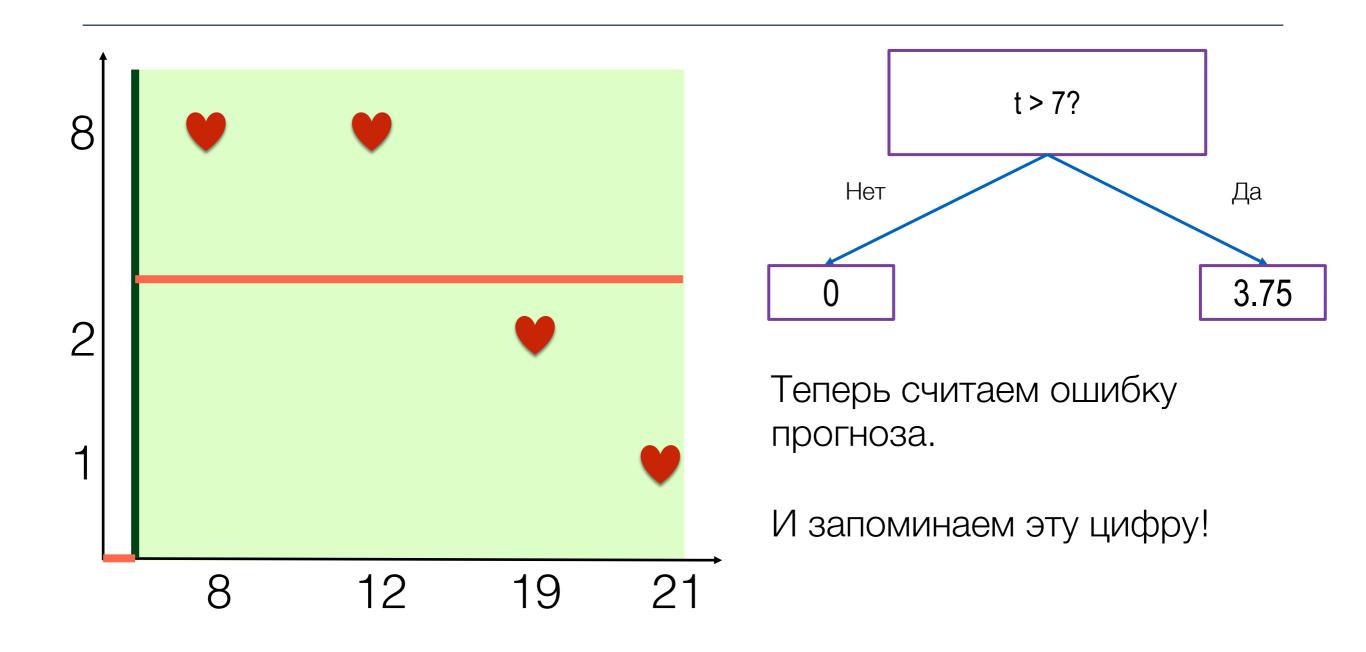


| t  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |



| L  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |

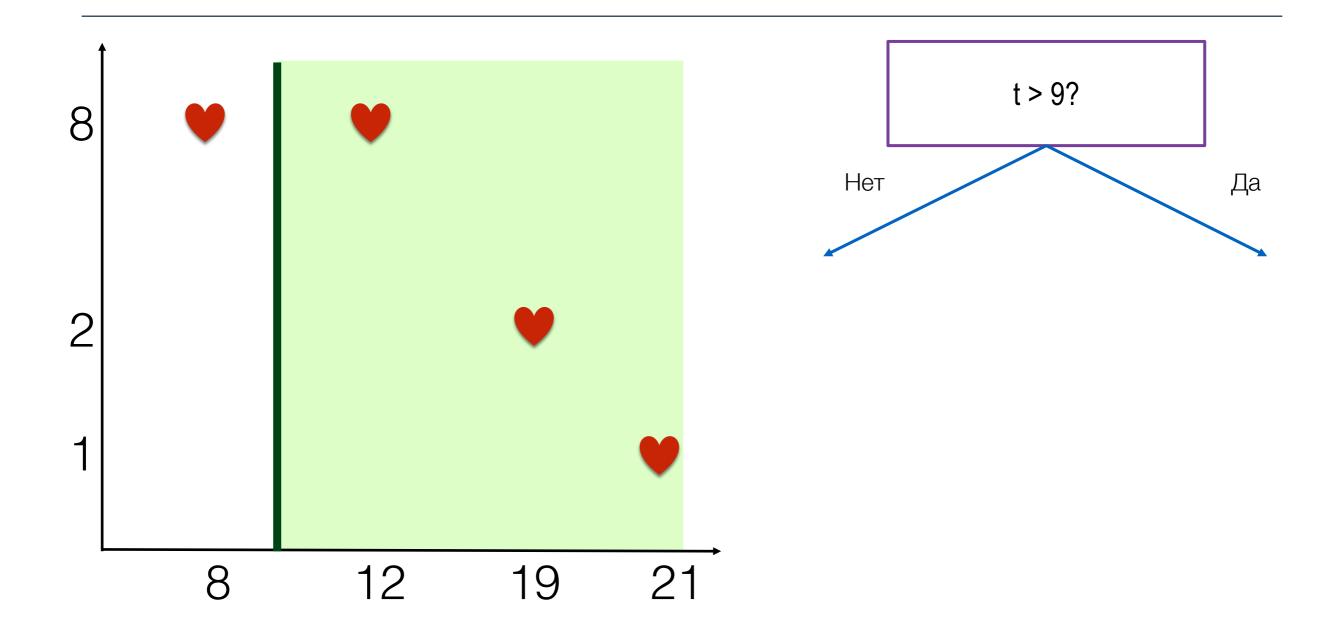
$$\hat{y} = \frac{1}{4}(1+2+8+8) = 3.75$$



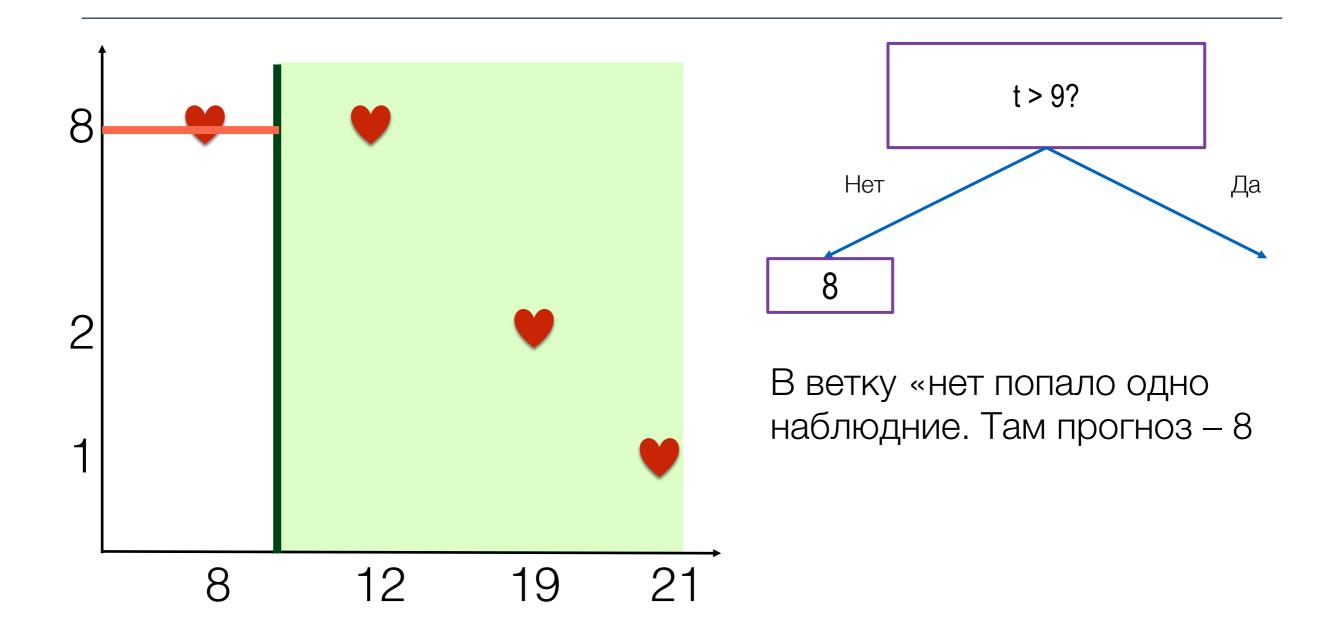
| t  | у | $\hat{\mathbf{y}}$ | $y - \hat{y}$ | $(y-\hat{y})^2$ |
|----|---|--------------------|---------------|-----------------|
| 21 | 1 | 3.75               | -2.75         | 7,5625          |
| 19 | 2 | 3.75               | -1.75         | 3,0625          |
| 12 | 8 | 3.75               | 4.25          | 18,0625         |
| 8  | 8 | 3.75               | 4.25          | 18,0625         |

$$MSE = \frac{1}{4}(7.5625 + 3.025 + 18.0625 + 18.0625) =$$

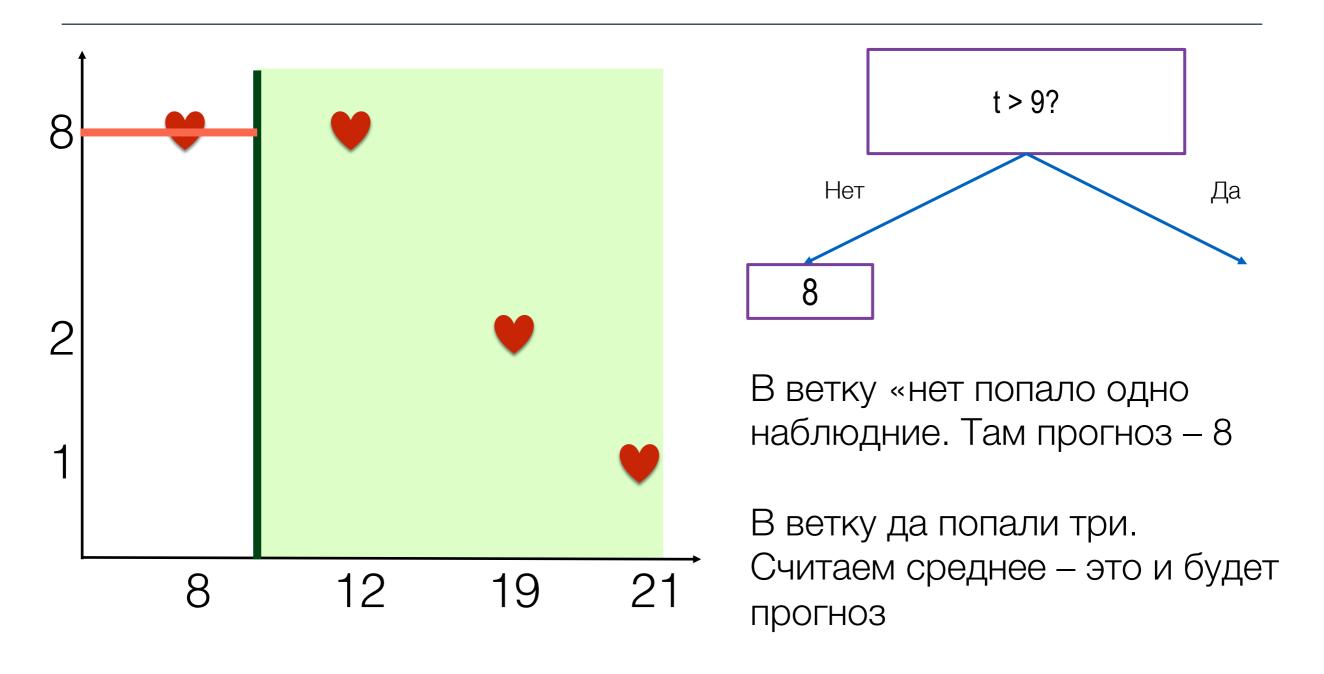
$$= 11.6875$$



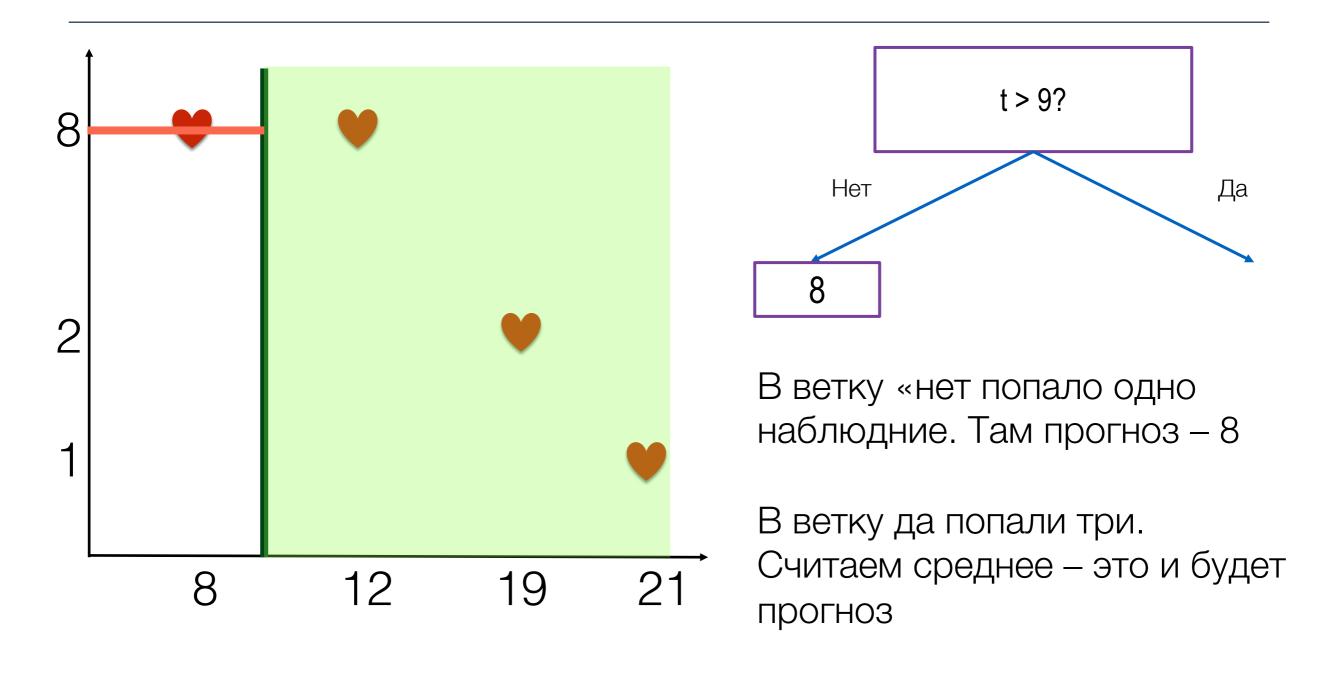
| t  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |



| t  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |

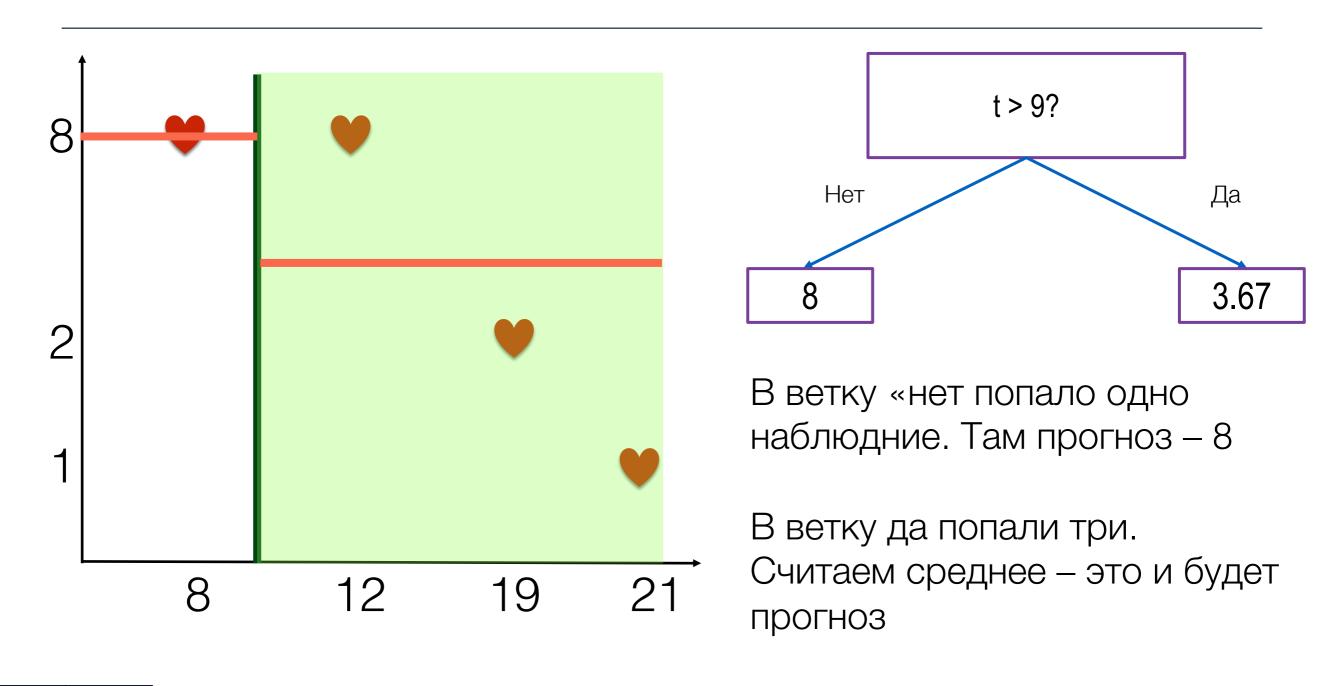


| t  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |



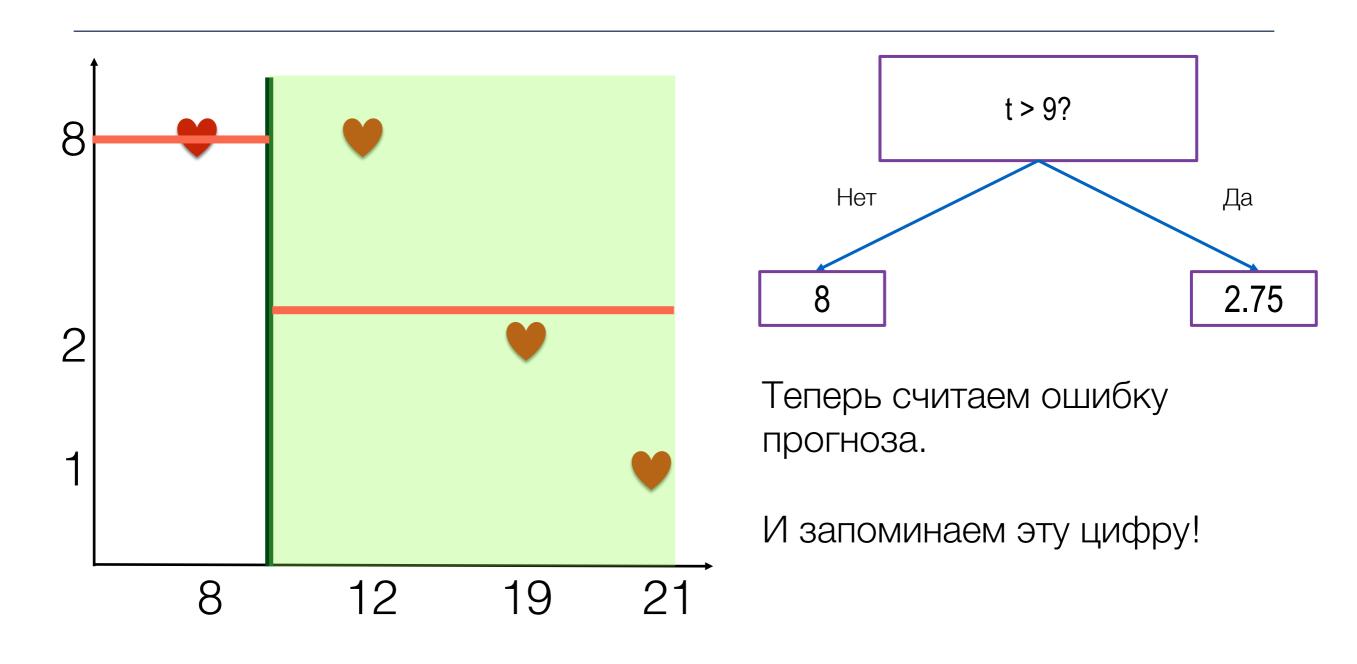
| t  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |

$$\hat{y} = \frac{1}{3}(1+2+8) = 3.67$$



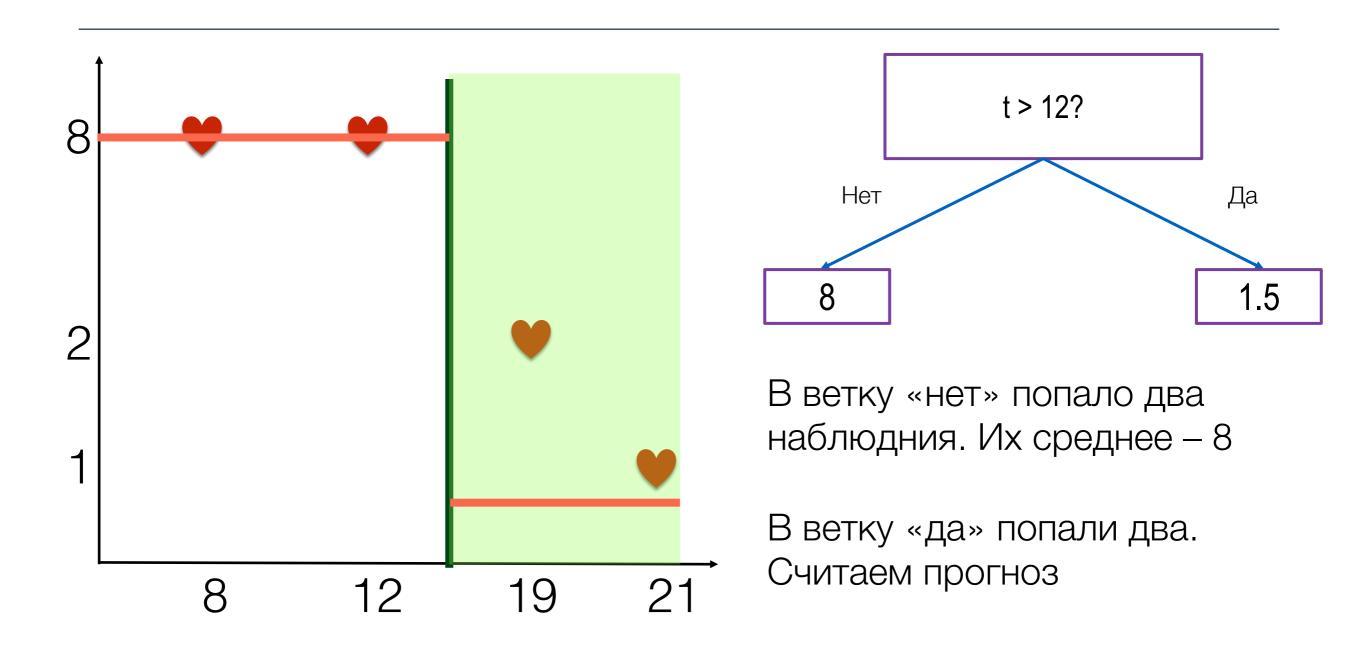
| t  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |

$$\hat{y} = \frac{1}{3}(1+2+8) = 3.67$$



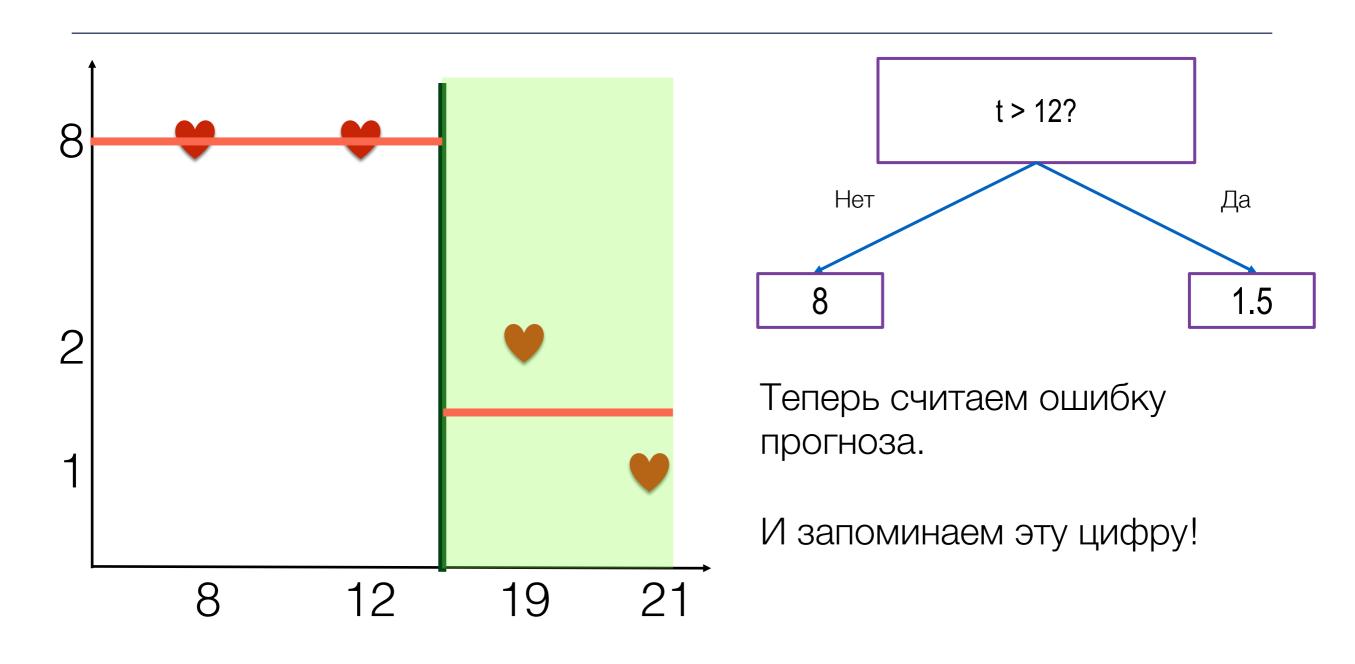
| t  | У | $\hat{\mathbf{y}}$ | $y - \hat{y}$ | $(y-\hat{y})^2$ |
|----|---|--------------------|---------------|-----------------|
| 21 | 1 | 3,67               | -2,7          | 7,11            |
| 19 | 2 | 3,67               | -1,7          | 2,78            |
| 12 | 8 | 3,67               | 4,33          | 18,8            |
| 8  | 8 | 8                  | 0             | 0               |

MSE = 7.17



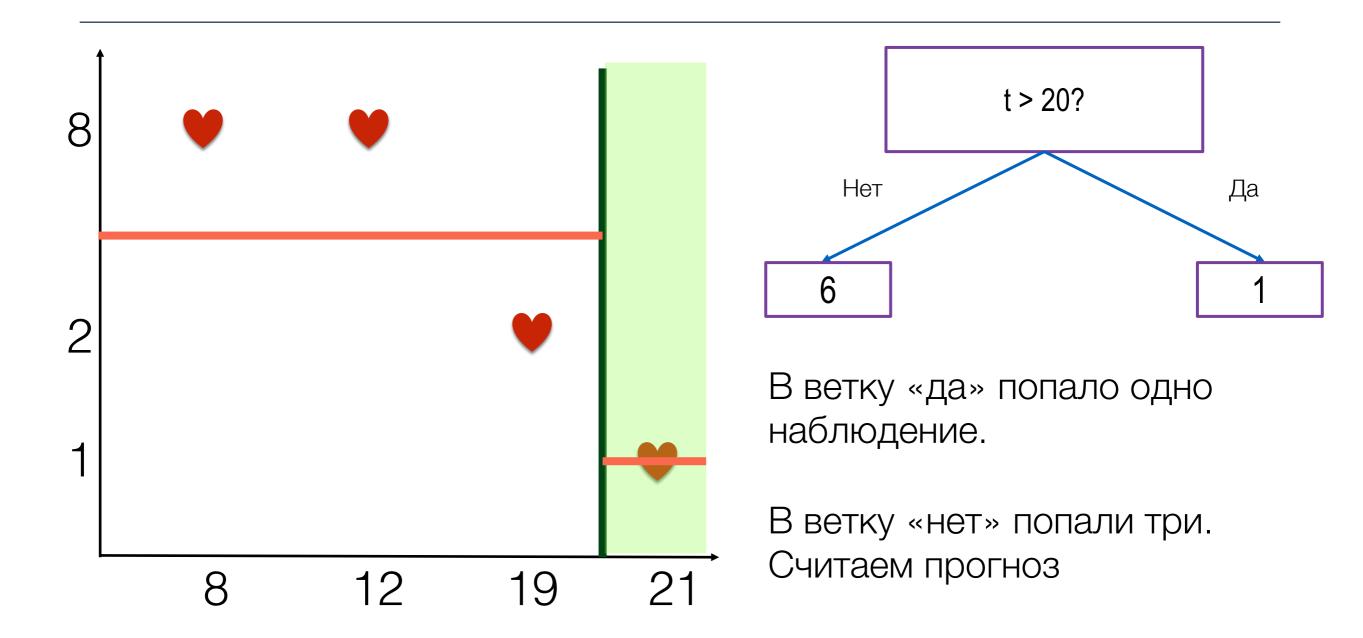
| t  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |

$$\hat{y} = \frac{1}{2}(1+2) = 1.5$$



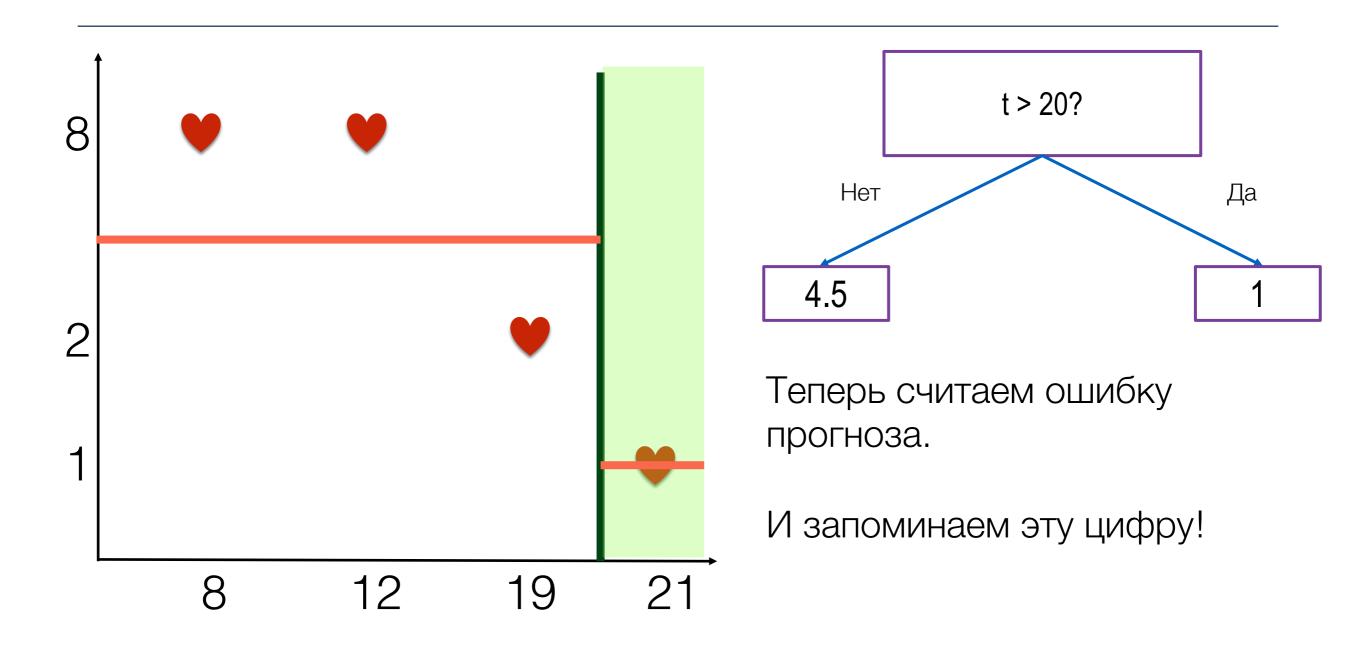
| t  | У | $\hat{\mathbf{y}}$ | $y - \hat{y}$ | $(y-\hat{y})^2$ |
|----|---|--------------------|---------------|-----------------|
| 21 | 1 | 0.75               | -0,5          | 0,25            |
| 19 | 2 | 0.75               | 0,5           | 0,25            |
| 12 | 8 | 8                  | 0             | 0               |
| 8  | 8 | 8                  | 0             | 0               |

MSE = 0.125



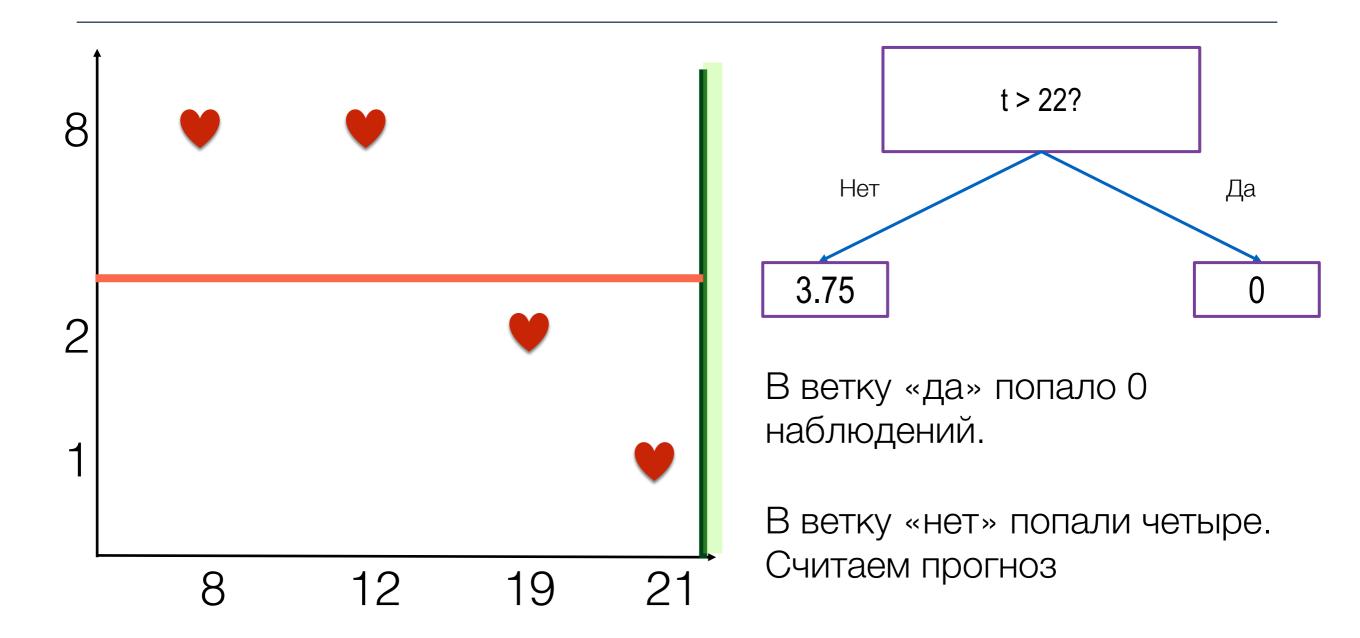
| t  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |

$$\hat{y} = \frac{1}{3}(2 + 8 + 8) = 6$$



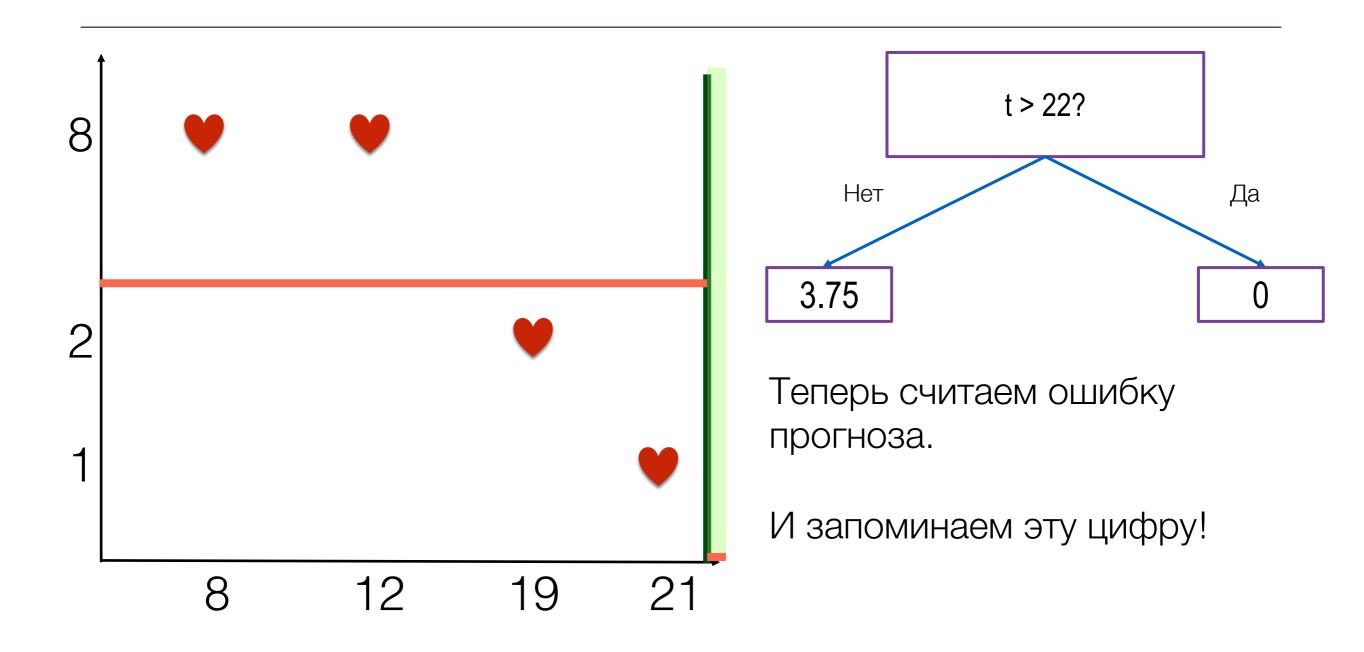
| t  | У | $\hat{\mathbf{y}}$ | $y - \hat{y}$ | $(y-\hat{y})^2$ |
|----|---|--------------------|---------------|-----------------|
| 21 | 1 | 1                  | 1             | 1               |
| 19 | 2 | 6                  | -4            | 16              |
| 12 | 8 | 6                  | 2             | 4               |
| 8  | 8 | 6                  | 2             | 4               |

MSE = 6.25



| t  | У |
|----|---|
| 21 | 1 |
| 19 | 2 |
| 12 | 8 |
| 8  | 8 |

$$\hat{y} = \frac{1}{4}(1+2+8+8) = 3.75$$



| t  | у | $\hat{\mathbf{y}}$ | $y - \hat{y}$ | $(y-\hat{y})^2$ |
|----|---|--------------------|---------------|-----------------|
| 21 | 1 | 3.75               | -2.75         | 7,5625          |
| 19 | 2 | 3.75               | -1.75         | 3,0625          |
| 12 | 8 | 3.75               | 4.25          | 18,0625         |
| 8  | 8 | 3.75               | 4.25          | 18,0625         |

$$MSE = \frac{1}{4}(7.5625 + 3.025 + 18.0625 + 18.0625) =$$

$$= 11.6875$$

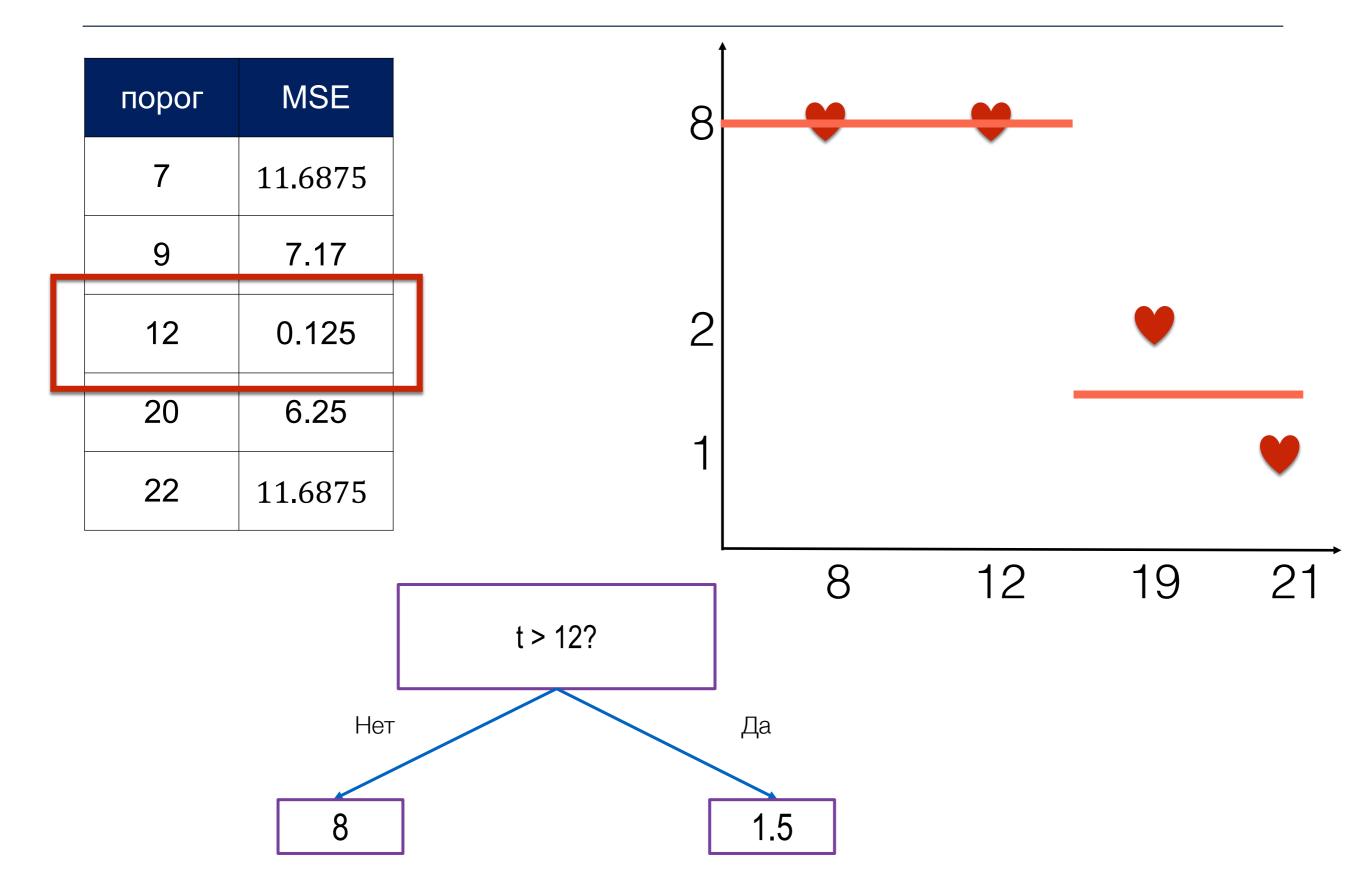
# РЕЙТИНГ ПОРОГОВ

| порог | MSE     |  |
|-------|---------|--|
| 7     | 11.6875 |  |
| 9     | 7.17    |  |
| 12    | 0.125   |  |
| 20    | 6.25    |  |
| 22    | 11.6875 |  |

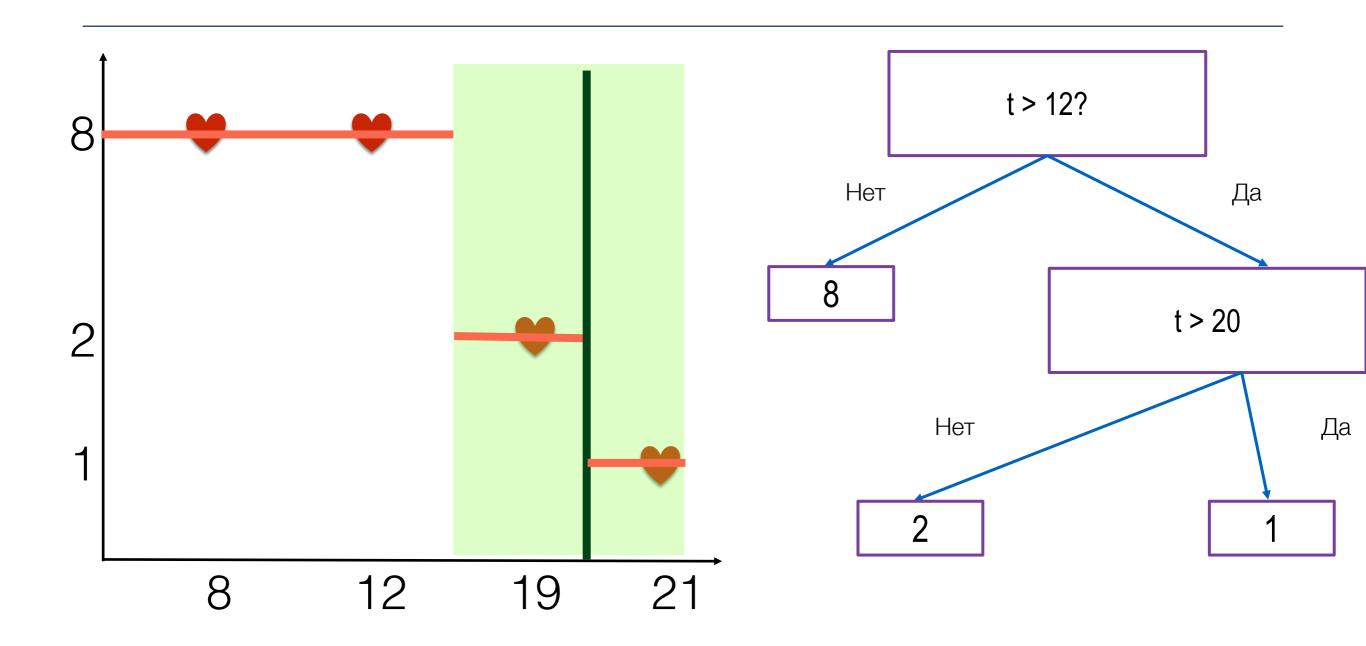
## РЕЙТИНГ ПОРОГОВ

| порог | MSE     |  |
|-------|---------|--|
| 7     | 11.6875 |  |
| 9     | 7.17    |  |
| 12    | 0.125   |  |
| 20    | 6.25    |  |
| 22    | 11.6875 |  |

## РЕЙТИНГ ПОРОГОВ



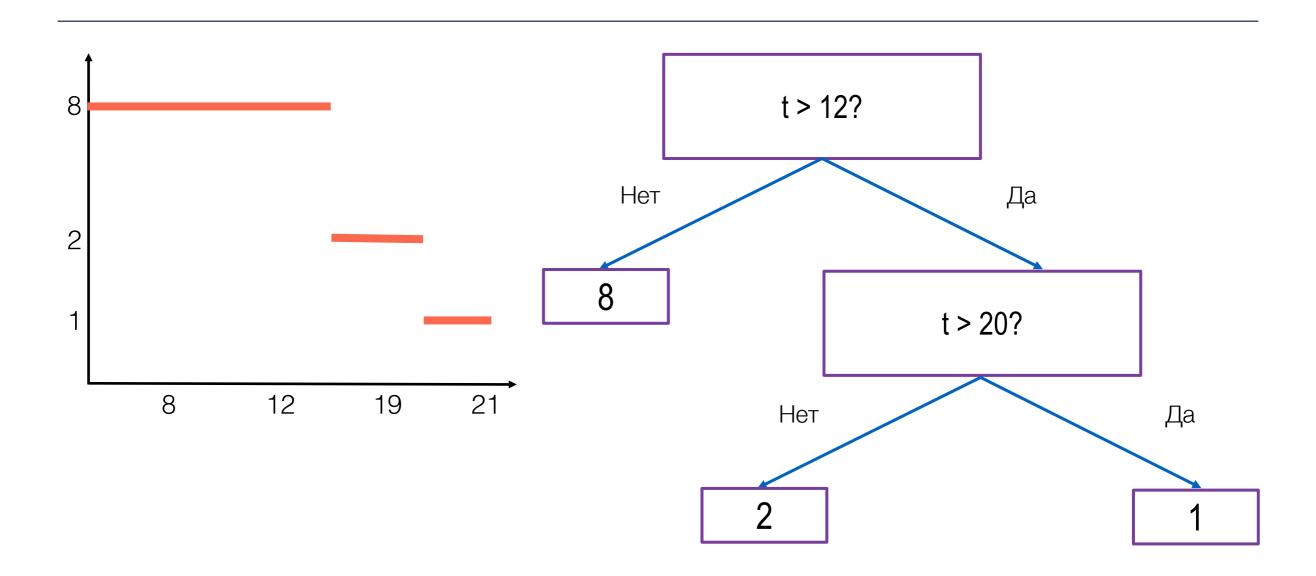
## ЕЩЕ ОДИН КРУГ



| t  | У | $\hat{\mathbf{y}}$ | $y - \hat{y}$ | $(y-\hat{y})^2$ |
|----|---|--------------------|---------------|-----------------|
| 21 | 1 | 1                  | 0             | 0               |
| 19 | 2 | 2                  | 0             | 0               |
| 12 | 8 | 8                  | 0             | 0               |
| 8  | 8 | 8                  | 0             | 0               |

MSE = 0

### ИТОГОВОЕ ДЕРЕВО





НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ