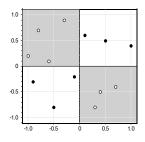
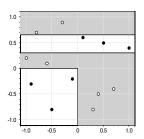
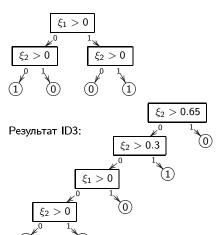
## Жадный ID3 переусложняет структуру дерева





#### Оптимальное дерево для задачи XOR:



## Усечение дерева (pruning). Алгоритм C4.5

```
X^k — независимая контрольная выборка, k \approx 0.5\ell.
 1: для всех v \in V_{\text{внутр}}
      S_{v} := подмножество объектов X^{k}, дошедших до v:
      если S_{\nu} = \emptyset то
 3:
        вернуть новый лист v, c_v := \text{Мажоритарный класс}(U);
 4:
      число ошибок при классификации S_{\nu} четырьмя способами:
 5:
        r(v) — поддеревом, растущим из вершины v;
        r_{l}(v) — поддеревом левой дочерней вершины L_{v};
        r_R(v) — поддеревом правой дочерней вершины R_v;
        r_c(v) — к классу c \in Y.
 6:
      в зависимости от того, какое из них минимально:
        сохранить поддерево V;
        заменить поддерево v поддеревом L_v;
        заменить поддерево v поддеревом R_v;
        заменить поддерево v листом, c_{v}:=\arg\min_{c\in Y}r_{c}(v).
```

## CART: деревья регрессии и классификации

Обобщение на случай регрессии:  $Y=\mathbb{R}$ ,  $c_v\in\mathbb{R}$ 

Пусть  $U_v$  — множество объектов  $x_i$ , дошедших до вершины v

Значения в терминальных вершинах — МНК-решение:

$$c_{\nu}:=\hat{y}(U_{\nu})=\frac{1}{|U_{\nu}|}\sum_{x_i\in U_{\nu}}y_i$$

Критерий информативности — среднеквадратичная ошибка

$$I(\beta, U_{\nu}) = \sum_{x_i \in I_{\nu}} (\hat{y}_i(\beta) - y_i)^2,$$

где 
$$\hat{y}_i(\beta) = \beta(x_i)\hat{y}(U_{v1}) + (1-\beta(x_i))\hat{y}(U_{v0})$$
 — прогноз после ветвления  $\beta$  и разбиения  $U_v = U_{v0} \sqcup U_{v1}$ 

# CART: критерий Minimal Cost-Complexity Pruning

Среднеквадратичная ошибка со штрафом за сложность дерева

$$C_{lpha} = \sum_{x_i=1}^{\ell} ig(\hat{y}_i - y_iig)^2 + lpha |V_{ extsf{JINCT}}| 
ightarrow ext{min}$$

При увеличении  $\alpha$  дерево последовательно упрощается. Причём последовательность вложенных деревьев единственна.

Из этой последовательности выбирается дерево с минимальной ошибкой на тестовой выборке (Hold-Out).

Для случая классификации используется аналогичная стратегия усечения, с критерием Джини.

#### Резюме

- Преимущества решающих деревьев:
  - интерпретируемость,
  - допускаются разнотипные данные,
  - возможность обхода пропусков;
- Недостатки решающих деревьев:
  - переобучение,
  - фрагментация,
  - неустойчивость к шуму, составу выборки, критерию;
- Способы устранения этих недостатков:
  - редукция,
  - композиции (леса) деревьев.