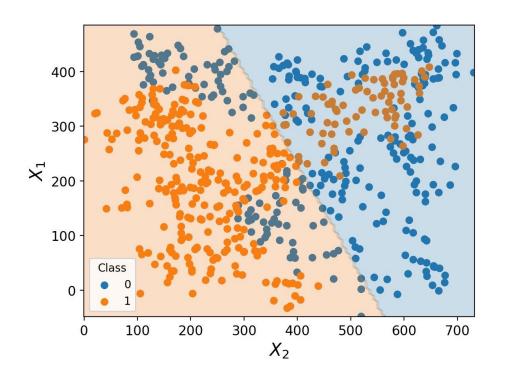
Ағаштар мен ансамбль үлгілері

Шешім ағаштары (Decision Tree)

Сызықтық классификацияның шектері

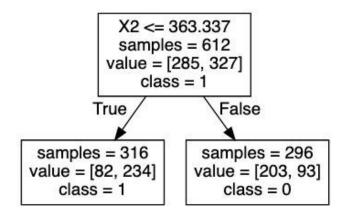
Сызықтық модельдер сызықтық шешім шекараларын жасайды

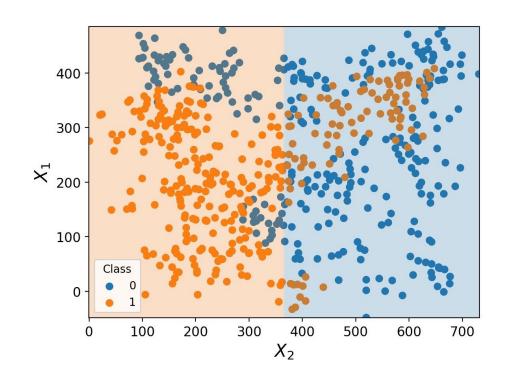
Бірақ олардың көпшілігін біріктірсек ше?

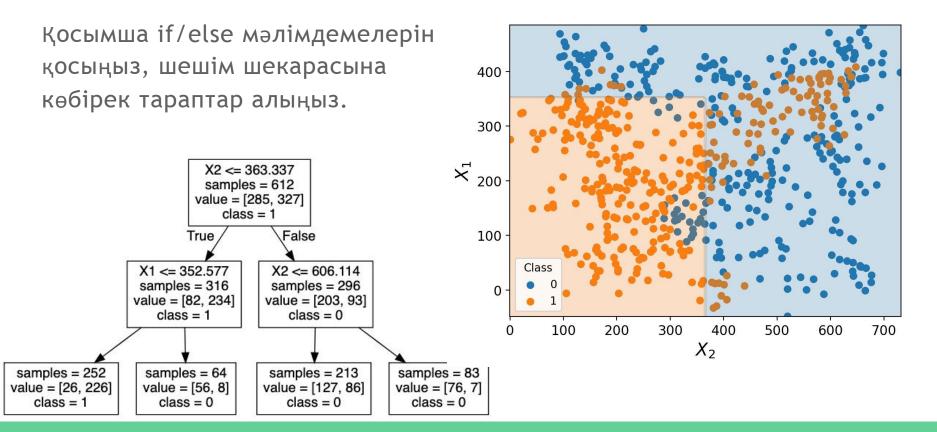


Өте қарапайым «ережеден» бастаңыз:

Егер X2 <= 363,337, содан кейін 1-сынып, басқасы 0-сынып

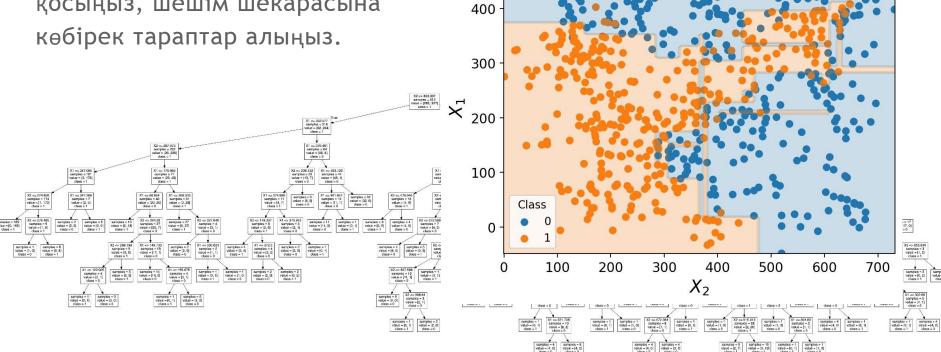






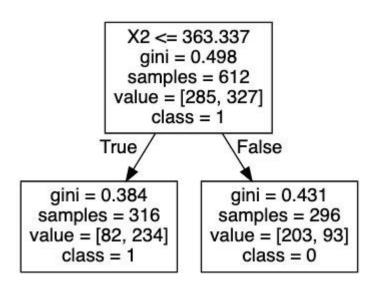
Қосымша if/else мәлімдемелерін қосыңыз, шешім шекарасына 400 көбірек тараптар алыңыз. 300 ₹ 200 X2 <= 363.337 samples = 612 value = [285, 327] 100 class = 1 Class X1 <= 352.577 X2 <= 606.114 samples = 316 samples = 296 value = [82, 234] 0 value = [203, 93] class = 1 class = 0 100 200 300 400 500 600 700 X2 <= 287.073 X1 <= 376.491 X1 <= 227.094 X1 <= 283.825 samples = 252 samples = 64 samples = 213 value = [127, 86] samples = 83 value = [26, 226] value = [56, 8] value = [76, 7] X_2 class = 1 class = 0 class = 0 class = 0samples = 181 samples = 71 samples = 20 samples = 44 samples = 81 samples = 132 samples = 37samples = 46 value = [3, 178] value = [23, 48] value = [13, 7]value = [43, 1]value = [66, 15] value = [61, 71] value = [37, 0] value = [39, 7] class = 1 class = 0 class = 0 class = 0 class = 0

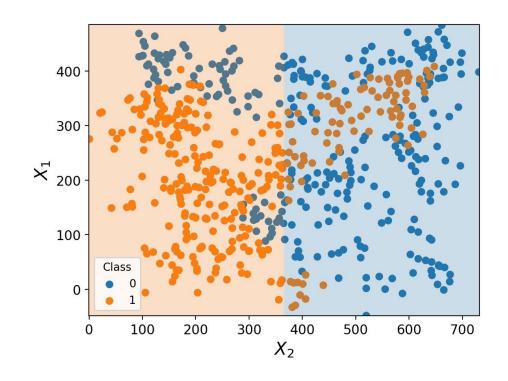
Қосымша if/else мәлімдемелерін қосыңыз, шешім шекарасына көбірек тараптар алыңыз.



Шешім ағаштары - олар қалай өседі?

Әрбір түйінде мақсат сыныптарды барынша бөлетін мүмкіндік пен шекті табу болып табылады.

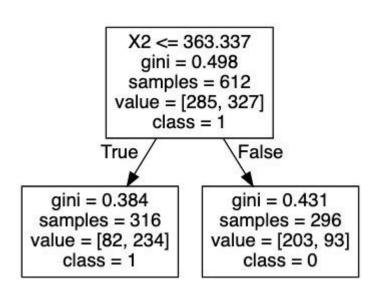


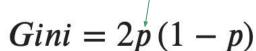


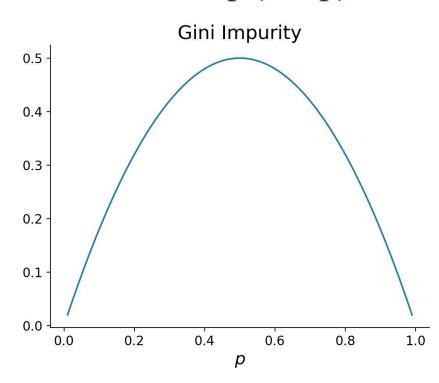
Түйіннен кейінгі оң кластағы улгілердің улесі

Шешім ағаштары - олар қалай өседі?

Джини қоспасы - бұл сыныптардың қаншалықты жақсы бөлінгенін көрсететін өлшем.







Шешім ағаштары - олар қалай өседі?

Әр түрлі басқа да «таза» шаралары

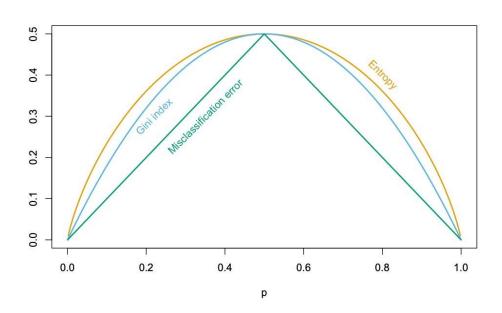


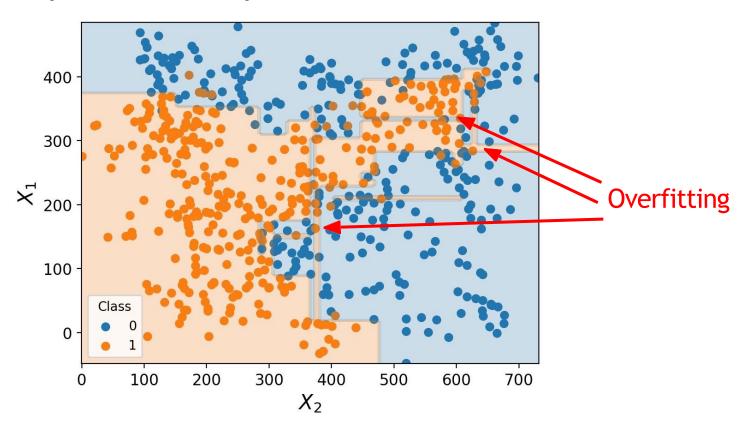
FIGURE 9.3. Node impurity measures for two-class classification, as a function of the proportion p in class 2. Cross-entropy has been scaled to pass through (0.5, 0.5).

Шешім ағаштары - олар қалай өседі?

Кейбір кесу критерийлеріне дейін ағашты өсіруді жалғастырыңыз:

- Максималды тереңдік
- Жапырақ түйіндеріндегі ең аз үлгілерге жетті
- Минималды қоспаның төмендеу

Шешім ағаштарының шектері



Кездейсоқ ормандар (Random forester)

Жалғыз шешім ағашының орнына көптеген ағаштар жасаңыз (орман!).

Бірақ кездейсоқтықты тудырыңыз. Әрбір ағаш үшін:

- Деректер жиынының жүктелу үлгісін жасаңыз (яғни ауыстыруы бар үлгі).
- Әрбір түйін үшін қандай мүмкіндікке бөлу керектігін шешкен кезде мүмкіндіктердің ішкі жиынын ғана қарастырыңыз.
- Әрбір сынып үшін болжау ұпайы үлгіні сол сыныпқа жіктейтін ағаштардың үлесі болып табылады.

- Әрбір ағаш индукцияланған кездейсоқтыққа байланысты жалғыз шешім ағашы сияқты болжауда жақсы емес.
- Дегенмен, орман шамадан тыс тұрудың алдын алуға көмектеседі.
- Бұл шамадан тыс алдын-алу көбінесе әрбір ағаштың әлсіздігіне қарағанда күштірек, бұл жақсы жалпы үлгіге әкеледі.
- (Қолданудан тыс, бірақ бұл біржақтылық-дисперсиялық сауданың көрінісі).

 (Қолданудан тыс, бірақ бұл біржақтылық-дисперсиялық сауданың көрінісі).

• Әрбір болжау қатесі мыналардың нәтижесі болып табылады:

 Бағалау қатесі: мақсатты функция туралы болжамдарымызға байланысты.

- Дисперсиялық қате: деректер жиынтығының ерекшеліктеріне байланысты.
- Қайталанбайтын қате: бұл жерде ештеңе істей алмаймыз!

• Мысалдар:

• Регрессияда төмен/жоғары ауытқу бар, бірақ төмен/жоғары дүсперсия,

• Шешім ағаштарының ауытқуы төмен/жоғары, бірақ дисперсиясы төмен/жоғары.

о Кездейсоқ ормандарда төмен/жоғары ауытқу бар, бірақ төмен/жоғары дисперсия.

The <u>typical bias/variance</u> image in all blog posts on the web!

Low Bias

High Bias

High Variance

• (Қолданудан тыс, бірақ бұл біржақтылық-дисперсиялық сауданың көрінісі).

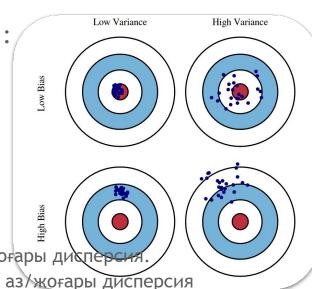
• Әрбір болжау қатесі нәтижесі болып табылады :

- Бағалау қатесі: мақсатты функция туралы болжамдарымызға байланысты.
- Дисперсиялық қате: деректер жиынтығының ерекшеліктеріне байланысты.
- Қайталанбайтын қате: бұл жерде ештеңе істей алмаймыз!

Мысалдар:

Регрессияда төмен/жоғары ауытқу бар, бірақ төмен/жоғары дисперсия
Шешім ағаштарының төмен/жоғары ауытқуы бар, бірақ аз жоғары дисперсия

- Шешім ағаштарының төмен/жоғары ауытқуы бар, бірақ аз/жоғары дисперсия (шамадан тыс сәйкестік).
- Кездейсоқ ормандар төмен/жоғары бейімділікке ие, бірақ аз/жоғары дисперсия (жалғыз ағаштардан аз).



The typical bias lyariance image

Кездейсоқ ормандар - оларды не үшін пайдалану керек?

- Әрине, деректердегі сызықтық емес қатынастарды өңдеңіз.
- Тез қонады.
- Шамадан тыс орнатуға төзімді (бірақ иммунитет емес).
- Деректеріңізді масштабтаудың қажеті жоқ.
- Олар түсіндірілетін (түрі) болуы мүмкін. See <u>feature_importances_</u> which measures the total Gini reduction brought by each feature.
- Олар шынымен жақсы жұмыс істейді!