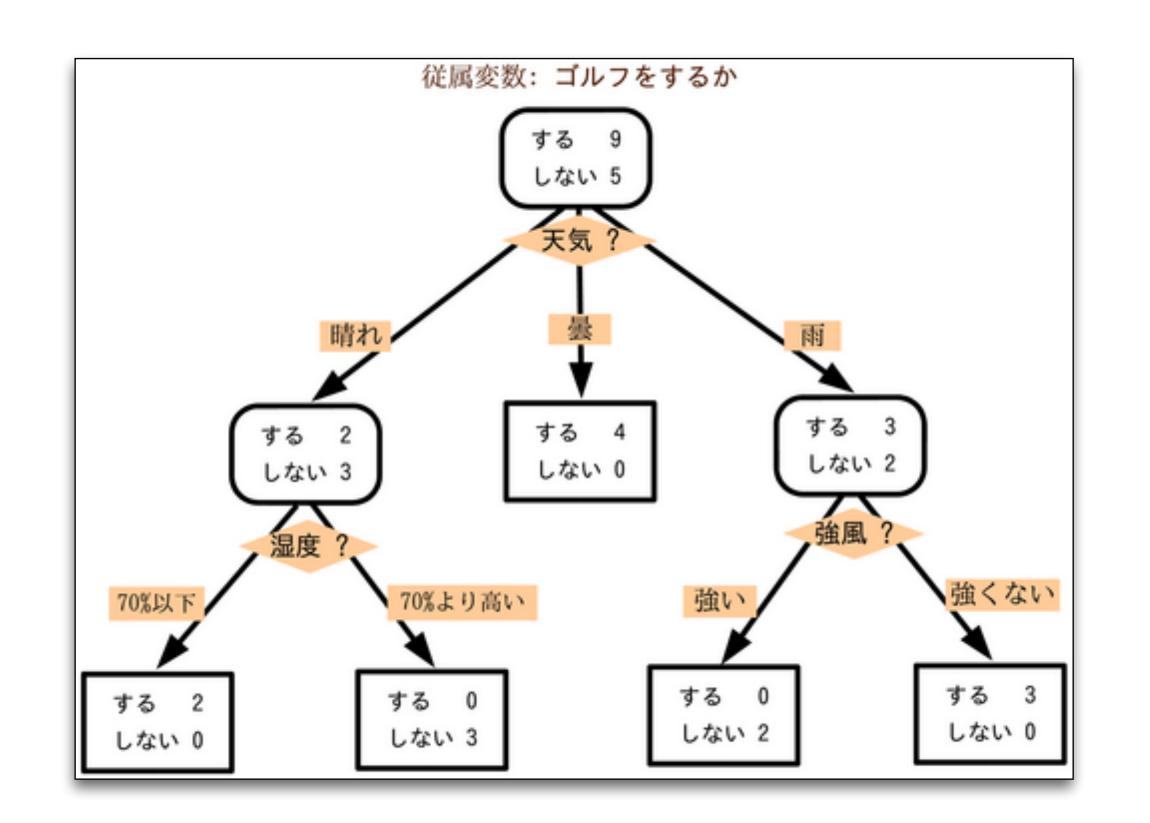
# B-3) 決定木 (Decision Tree)

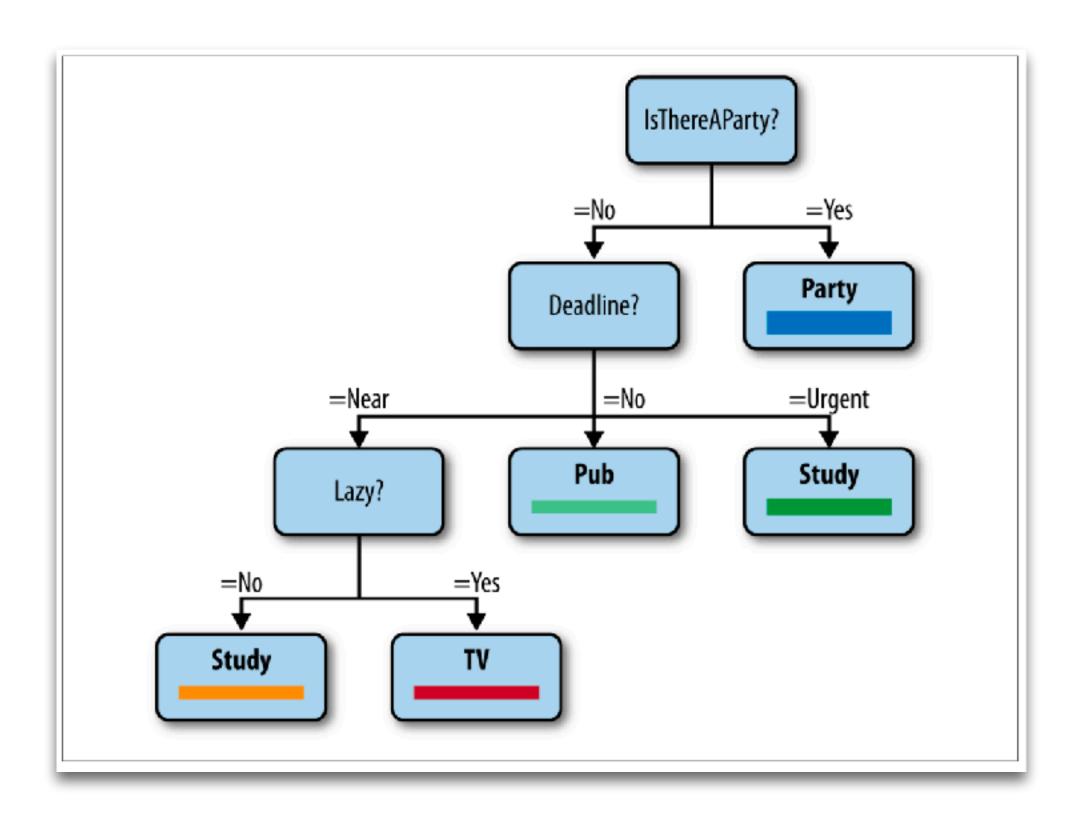
社会システム科学

# 決定木とは何か

### 決定木

- ・変数に基づいてデータを分類する手法
  - ・意思決定を助けるツール(決定理論)
  - ・観測した変数の値から事象を予測(機械学習)





### 決定木の学習

- ・不純度=データの乱雑さ
  - ・ エントロピー (交差エントロピー)

$$H(p) = -\sum_{\omega \in \Omega} P(\omega) \log P(\omega)$$

ジニ係数

$$G(P) = \sum_{i \neq j} P(i)P(j) = \sum_{i} P(i)(1 - P(i))$$
$$= 1 - \sum_{i} P(i)^{2}$$

- ・ルールの優先順位の決定
  - ・情報利得=ルールによる分割前の不純度-分割後の不純度

決定木の可視化に必要なパッケージ類のインストール

### 必要なソフトウェア類

- ・ Google Colabの仮想コンピュータ上のソフトウェア
  - ・graphviz:DOTファイルで書かれたグラフを可視化するソフトウェア
- ・Pythonのパッケージ
  - ・ scikit-learn:機械学習用パッケージ
  - ・pandas:データ処理支援パッケージ
  - ・ pydotplus:graphvizを使ってDOTファイルを可視化するパッケージ

この2つはインストールされていない場合がある。

## Google Colabのコンピュータへのソフトウェアのインストール

1. コードセル上で以下のように入力

!apt install graphviz

―― サーバ上でコマンドを実行する

- 2. 実行されてインストールされる(下はインストール済みの場合の出力例)
- 1 !apt install graphviz
- Reading package lists... Done
  Building dependency tree
  Reading state information... Done
  graphviz is already the newest version (2.40.1-2).
  The following package was automatically installed and is no longer required:
  libnvidia-common-430
  Use 'apt autoremove' to remove it.
  0 upgraded, 0 newly installed, 0 to remove and 7 not upgraded.

## Pythonパッケージのインストール

1. Python用の追加パッケージもサーバ側でインストール

!pip install pydotplus

―― サーバ上でコマンドを実行する

- 2. 実行されてインストールされる(下はインストール済みの場合の出力例)
- 1 !pip install pydotplus
- Requirement already satisfied: pydotplus in /usr/local/lib/python3.6/dist-packages (2.0.2)
  Requirement already satisfied: pyparsing>=2.0.1 in /usr/local/lib/python3.6/dist-packages (from pydotplus) (2.4.5)

# 演習用データの準備

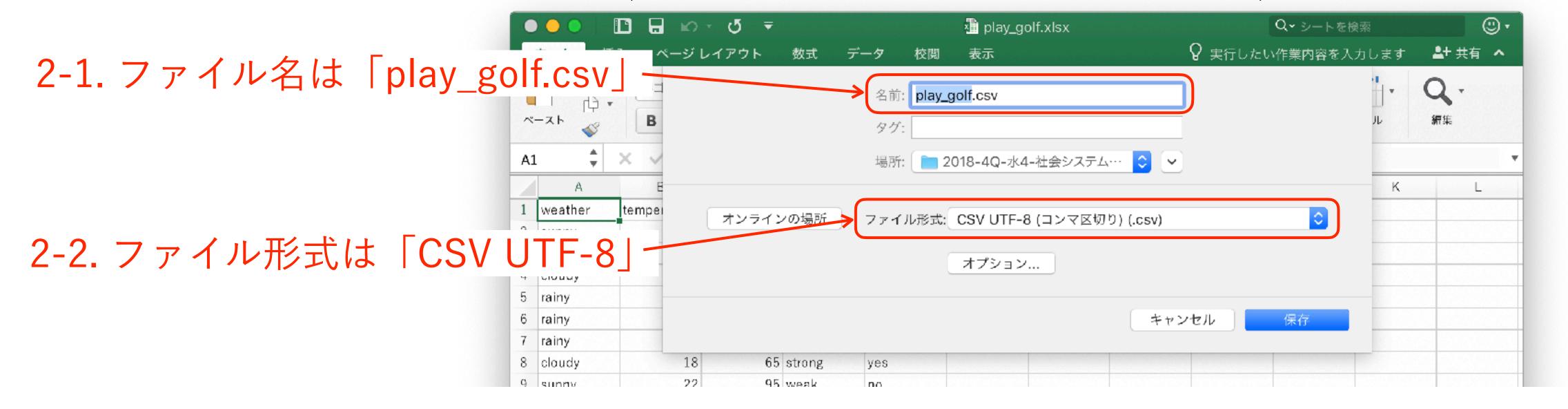
### 演習用のデータ

- ・下記のようなデータを分析する(一部抜粋)
- ・Webサイトにエクセルファイルがあるのでそれをダウンロードする

weather	temperature	humidity	wind	play_golf
sunny	29	85	weak	no
sunny	27	90	strong	no
cloudy	28	78	weak	yes
rainy	21	96	weak	yes
rainy	20	80	weak	yes
rainy	18	70	strong	no

### データの準備

- 1. ダウンロードしたExcelファイルを開く
- 2. これをCSV形式で保存する(ファイル → 名前をつけて保存)



3. 保存するときに下のようなダイアログが出たら「はい」を選択



## Google Colaboratoryへのデータのアップロード

- ・方法1) ノートブックに直接アップロード
  - ・ google.colab.files パッケージの upload() メソッドを利用して直接ファイルをアップロードする
- ・方法2) セッションストレージの利用

### 方法1) ノートブックに直接アップロード

1. 以下を実行するとファイルアップロード用のダイアログが開く

```
from google.colab import files
uploaded = files.upload()
```

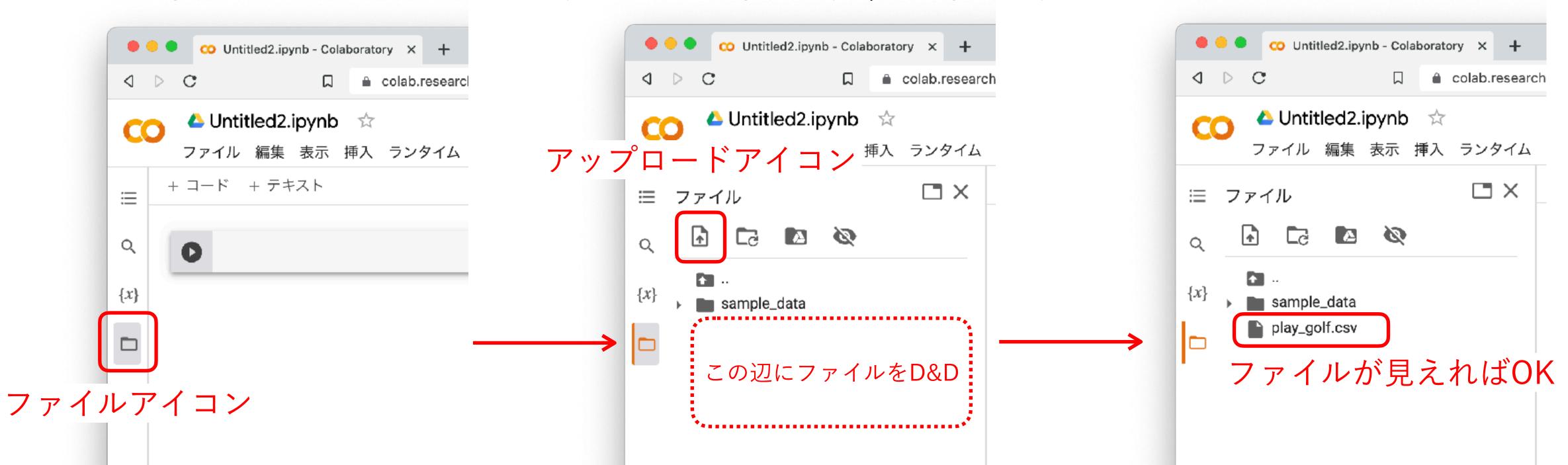
2. play\_golf.csv をアップロード

- from google.colab import files
  - 2 uploaded = files.upload()
- ファイルを選択 play\_golf.csv
  - play\_golf.csv(text/csv) 365 bytes, last modified: n/a 100% done
     Saving play\_golf.csv to play\_golf.csv

これが実際に保存されたファイル名なので確認すること

### 方法2) セッションストレージの利用

- 1. Google Colabのウィンドウ左端のファイルアイコンをクリックしてストレージペインを開く
- 2. 以下のどちらかの方法でアップロード
  - アップロードアイコンをクリックしてファイルを選択
  - ・ ストレージペインにファイルをドラッグ&ドロップ



# 決定木の学習

## Google Colabで決定木

- ・セルにPythonを命令を入力・実行して決定木の動作を確認します。
- ・セルに入力するごとにひとまとめに記載しています。
  - ※ [文法] のページは入力しません。

## 必要なパッケージの読み込み

1. まず必要なパッケージを読み込む

import pandas as pd
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier

### CSVファイルの読み込み

2. pandasを使ってCSVファイルを読み込む

data = pd.read\_csv("play\_golf.csv", index\_col=None, header=0)

3. データの先頭を表示して確認

data.head() data.head()  $\Box$ weather temperature humidity wind play\_golf 85 weak 0 sunny no 90 strong sunny no 28 cloudy 78 weak yes 96 weak rainy yes 4 rainy 20 80 weak yes

### 文字列データを数値データに変換

### 4. 文字列データを数値データに変換

```
data['weather_val'] = data['weather'].map({'sunny':0, 'cloudy':1, 'rainy':2})
data['wind_val'] = data['wind'].map({'strong':1, 'weak':0})
data['play_golf_val'] = data['play_golf'].map({'yes':1, 'no':0})
```

#### 5. データの確認

#### 新しい列に数値化されたデータが追加されている

data.head()	0	1	data.h	ead()							
	₽		weather	temperature	humidity	wind	play_golf	weather	_val	wind_val	play_golf_val
		0	sunny	29	<b>8</b> 5	weak	no		0	0	0
		1	sunny	27	90	strong	no		0	1	0
		2	cloudy	28	78	weak	yes		1	0	1
		3	rainy	21	96	weak	yes		2	0	1
		4	rainy	20	80	weak	yes		2	0	1

## 学習用データとクラスラベルの分離

6. 学習用データ X とクラスラベル Y に分ける

```
X = data[['weather_val', 'temperature', 'humidity', 'wind_val']]
Y = data['play_golf_val']
```

### 決定木の学習

7. DecisionTreeClassifierオブジェクトの生成

```
clf = DecisionTreeClassifier()
```

8. DecisionTreeClassifierの学習

## [文法] DecisionTreeClassifierオブジェクトの生成

### [書式]

### [主なオプション]

- · criterion:不純度
  - ・ 'gini': ジニ係数 / 'entropy': 交差エントロピー
- ・splitter:各ノードにおける分割方法
  - ・ 'best':最適 / 'random':ランダム最適
- ・ max\_depth:木の最大深さを指定
- random\_state: ランダムの種は None か整数で指定

## [文法] DecisionTreeClassifierの実行

### [書式]

clf.fit(X, Y)

### [入力データ]

- ・X:学習に用いる変数セット
- ・ Y: 教師ラベル (Xに含まれる変数の組に対する正解)

# 決定木の可視化

### 可視化用のパッケージの読み込み

9. 可視化用のパッケージを import

```
from sklearn import tree
import pydotplus.graphviz as gv
from IPython.display import Image
```

### 決定木の可視化用ファイルの保存

10.決定木をDOT形式で保存

※DOT形式:graphvizでグラフを記述するためのテキストファイル形式

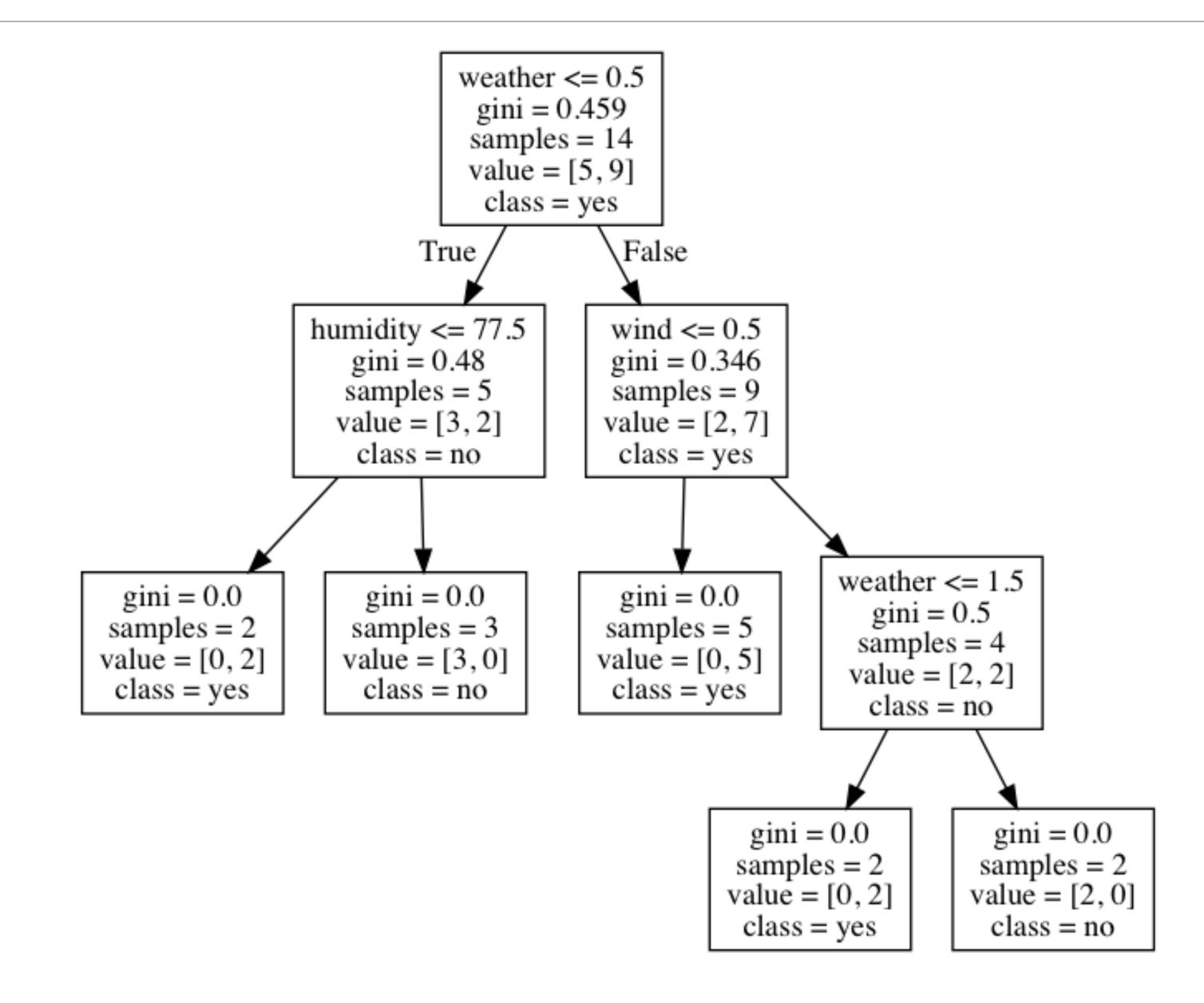
・以下のように学習データの列名を利用してもよい

### 決定木の可視化

### 11.決定木を graphviz を利用して可視化

```
graph = gv.graph_from_dot_file("play_golf.dot")
Image(graph.create_png())
```

### 決定木の構造

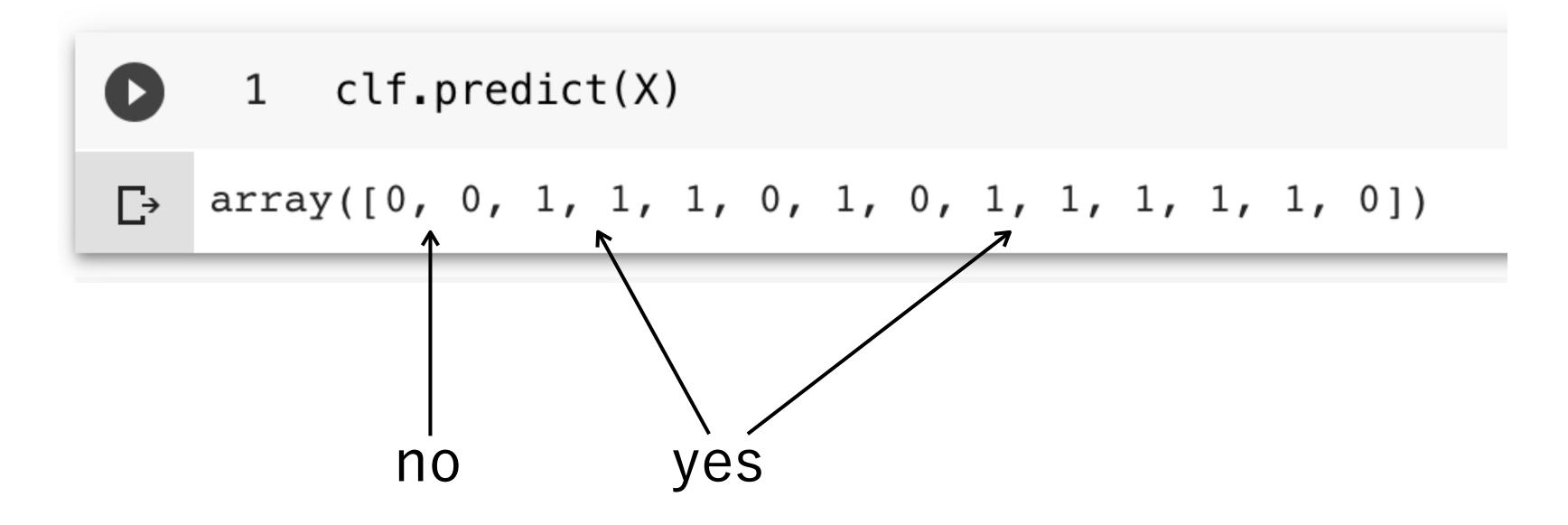


# 決定木の利用(データの分類)

# 学習済みのデータを分類してみる

・学習済みのデータXに対して分類を試みる

clf.predict(X)



## 未学習のデータを入力してみる(予測)

・未学習のデータ

