# ZOO ANIMALS CLASSIFICATION

MIC MACHINE LEARNING ASSIGNMENT

Victoria Trinita Pardede

### **OBJEKTIF**

Mengklasifikasikan binatang yang ada di kebun binatang berdasarkan ciri-cirinya.

Binatang akan diklasifikasikan ke dalam kelas-kelas berikut:

Kelas 1 - Mamalia

Kelas 2 - Unggas

Kelas 3 - Amphibi

Kelas 4 - Ikan

Kelas 5 - Katak

Kelas 6 - Serangga

Kelas 7 - Lainnya

# **ANALISIS DATASET**

zoo.data 101 instances 18 features

target feature

Independent Feature				Dependent Feature		
animal_name (unique for each instance))	airborne (boolean)	breathes (boolean)	tail (boolean)	Type (numeric   integer		
hair (boolean)	aquatic (boolean)	Venomous (boolean)	domestic (boolean)	values in range [1,7])		
feathers (boolean)	predator (boolean)	fins (boolean)	catsize (boolean)			
eggs (boolean)	toothed (boolean)	legs (numeric   set of				
milk (boolean)	backbone (boolean)	values: {0,2,4,5,6,8})				

## **ALGORITME MACHINE LEARNING**

Pada pemodelan, digunakan algoritme:

#### 1. Decision Tree

Memecahkan masalah menggunakan representasi pohon. Setiap node internal pohon merepresentasikan atribut, dan setiap node leaf merepresentasikan label kelas.

#### Pseudocode:

- 1. Tempatkan atribut terbaik dari dataset di root pohon.
- 2. Bagi set training menjadi beberapa subset. Subset harus dibuat sedemikian rupa agar setiap subset berisi data dengan nilai yang sama untuk suatu atribut.
- 3. Ulangi langkah 1 dan langkah 2 pada setiap subset sampai node leaf di semua cabang ditemukan.

### **ALGORITME MACHINE LEARNING**

#### 2. Random Forest

Algoritma klasifikasi yang terdiri dari banyak decision tree. Random Forest menggunakan bagging dan feature randomness saat membuat setiap pohon agar terbentuk 'hutan' yang berisi pohon yang tidak berkorelasi, sehingga hasil prediksinya lebih akurat dibanding hasil prediksi satu pohon saja. Keputusan akhir dibuat berdasarkan mayoritas tree dan dipilih oleh random forest.

#### Pseudocode:

- 1. Pilih secara acak "k" fitur dari total "m" fitur.
- Di mana k << m</li>Di antara "k" fitur tadi, hitung node "d" menggunakan split point terbaik.
- 3. Bagi node tersebut menjadi daughter nodes menggunakan split terbaik.
- 4. Ulangi langkah 1-3 hingga tercapai "l" jumlah node.
- 5. Bangun 'hutan' dengan mengulangi langkah 1-4 sebanyak "n" kali untuk membuat "n" pohon.

## **ALGORITME MACHINE LEARNING**

### 3. K-Nearest Neighbors

Algoritma klasifikasi yang terdiri dari banyak decision tree. Random Forest menggunakan bagging dan feature randomness saat membuat setiap pohon agar terbentuk 'hutan' yang berisi pohon yang tidak berkorelasi, sehingga hasil prediksinya lebih akurat dibanding hasil prediksi satu pohon saja. Keputusan akhir dibuat berdasarkan mayoritas tree dan dipilih oleh random forest.

#### Pseudocode:

- 1. Muat data training dan data tes.
- 2. Tentukan nilai 'k'
- 3. Untuk setiap titik dalam data tes:
  - temukan jarak Euclidean ke semua titik data training
  - simpan jarak Euclidean dalam list dan urutkan
  - pilih 'k' poin pertama
  - tugaskan sebuah class ke titik tes berdasarkan mayoritas kelas yang ada di titik yang dipilih
- 4. Selesai



#### 1. Cross Validation

Persentase klasifikasi yang benar diperoleh melalui metode cross validation. Biasanya dilakukan pada dataset training. Merupakan metode model fine-tuning dengan me-resampling dataset ke dalam training dan validasi sebanyak 'k' kali.

#### 2. Classification Report

Digunakan untuk mengukur kualitas prediksi dari algoritma klasifikasi. True Positive, False Positive, True negative dan False Negatives digunakan untuk memprediksi metrik laporan klasifikasi

#### 3. Confusion Matrix

Matriks (tabel) yang dapat digunakan untuk mengukur kinerja algoritma machine learning, biasanya supervised learning. Setiap baris mewakili instance dari kelas asli dan setiap kolom mewakili instance dari kelas yang diprediksi.

### HASIL DECISION TREE

#### **Cross Validation**

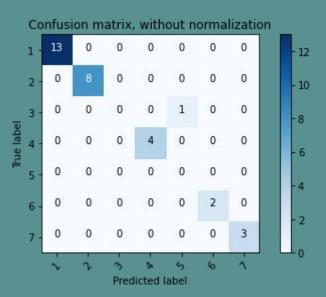
# **HASIL DECISION TREE**

### **Classification Report**

₽	Classification	Report: precision	recall	f1-score	gunnout
		precision	recarr	II-score	support
	1	1.00	1.00	1.00	13
	2	1.00	1.00	1.00	8
	3	0.00	0.00	0.00	1
	4	1.00	1.00	1.00	4
	5	0.00	0.00	0.00	0
	6	1.00	1.00	1.00	2
	7	1.00	1.00	1.00	3
	accuracy			0.97	31
	macro avg	0.71	0.71	0.71	31
	weighted avg	0.97	0.97	0.97	31

### **HASIL DECISION TREE**

#### **Confusion Matrix**



Contoh membaca:

Terdapat 13 binatang yang diprediksi merupakan anggota kelas 1, dan memang benar (true label).

### **HASIL RANDOM FOREST**

**Cross Validation** 

```
/usr/local/lib/python3.6/dist
% (min_groups, self.n_split
Accuracy: 0.97 (+/- 0.09)
```

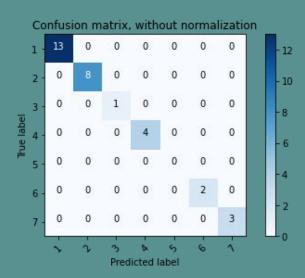
# **HASIL RANDOM FOREST**

### **Classification Report**

1       1.00       1.00       1.00       13         2       1.00       1.00       1.00       8         3       1.00       1.00       1.00       1         4       1.00       1.00       1.00       4         6       1.00       1.00       1.00       2	₽	Classification	Report: precision	recall	f1-score	support
7 1.00 1.00 1.00 3  accuracy 1.00 31  macro avg 1.00 1.00 1.00 31  weighted avg 1.00 1.00 3.1		2 3 4 6 7 accuracy macro avg	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	1.00 1.00 1.00 1.00 1.00	8 1 4 2 3 31 31



#### **Confusion Matrix**



Contoh membaca: Terdapat 13 binatang yang diprediksi merupakan anggota kelas 1, dan memang benar (true label).

### HASIL K-NEAREST NEIGHBORS

**Cross Validation** 

```
Accuracy: 0.95 (+/- 0.10)
/usr/local/lib/python3.6/dist-page
% (min_groups, self.n_splits)
```

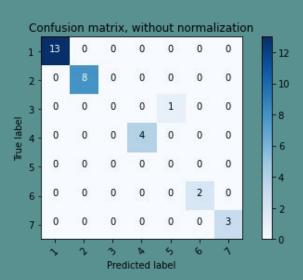
# **HASIL K-NEAREST NEIGHBORS**

### **Classification Report**

С→	Classification	Report:			
		precision	recall	f1-score	support
	1	1.00	1.00	1.00	13
	2	1.00	1.00	1.00	8
	3	0.00	0.00	0.00	1
	4	1.00	1.00	1.00	4
	5	0.00	0.00	0.00	0
	6	1.00	1.00	1.00	2
	7	1.00	1.00	1.00	3
	accuracy			0.97	31
	macro avg	0.71	0.71	0.71	31
	weighted avg	0.97	0.97	0.97	31

### **HASIL K-NEAREST NEIGHBORS**

#### **Confusion Matrix**



Contoh membaca: Terdapat 13 binatang yang diprediksi merupakan anggota kelas 1, dan memang benar (true label).