

#### BIN 2021/2022

# Augmentace dat

Aneta Dufková

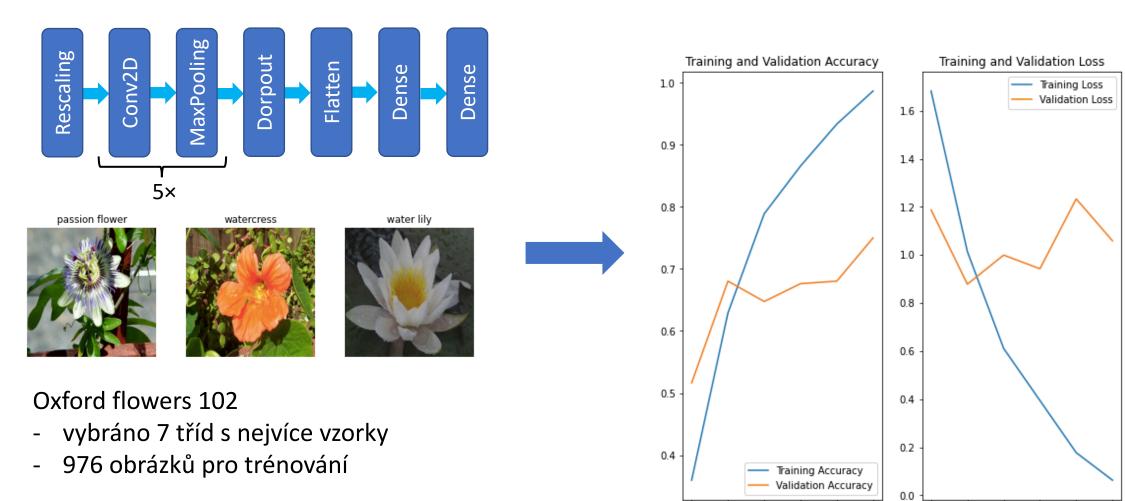
## Zadání projektu

Vaším úkolem je seznámit se s procesem augmentace dat a následně pomocí evolučního algoritmu navrhnout vhodné parametry augmentačních vrstev/kombinaci augmentačních vrstev, která by co nejlépe řešila problém přeučení.

#### Zvolená varianta:

Navrhněte a implementujte EA optimalizující parametry augmentačních funkcí (velikost posunu, rotace, ...).

#### Implementace – síť + dataset



<sup>[1]</sup> https://www.tensorflow.org/tutorials/images/data\_augmentation

<sup>[2]</sup> https://www.tensorflow.org/datasets/catalog/oxford\_flowers102

### Implementace – evoluční algoritmus

#### class Chromosome

- Flip (hor./vertical)
- Rotation
- Zoom
- Contrast
- Translation
- Fitness

compute\_fitness()

generate\_init\_pop()

evaluate\_pop()

mutator()

crossover\_and\_replace()

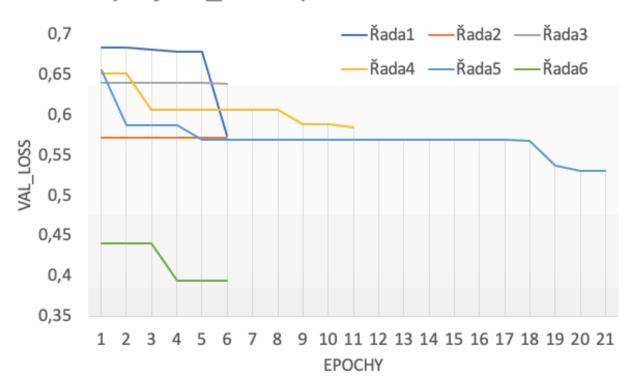
- Steady-state nahrazení generace
- selekce deterministicky
- mutace reálného vektoru (Gaussova distribuce)
- uniformní křížení

## Nastavení experimentů

- Počet generací
- Velikost populace
- Velikost mutace (sigma 0.1)
- Počet epoch trénování

## Vyhodnocení experimentů

#### Vývoj val\_loss v průběhu trénování



ID	Generace	Velikost populace	Mutace	Epoch	Val_loss (po x. epoše)
1	5	10	0.1	5	0.5744
2	5	20	0.1	5	0.5723
3	5	20	0.2	5	0.6390
4	10	20	0.1	5	0.5843
5	20	40	0.1	5	0.5300
7	5	20	0.1	10	0.3940

### Vyhodnocení experimentů

#### **Chromozom s fitness 0.5300213694572 (5 epoch)**

• rotation: 0

• zoom: 0

contrast: 0.0558477714208421

Accuracy (test set): 82 %

## Chromozom s fitness 0. 39403459429740906 (10 epoch)

rotation: 0.1660620226824105

• zoom: 0

• contrast: 0.051



Accuracy (test set): 80 %

#### Závěr

#### Nápady na zlepšení:

- Jiná architektura sítě
- Zastoupení tříd v train a test setu
- Trénování s více epochami





