

Clasificarea imaginilor (2)

Rezultate:

Baseline Model:

1 VGG Block:	Val Loss: 6.0618, Val Acc: 0.6352
2 VGG Blocks:	Val Loss: 3.8732, Val Acc: 0.7185
3 VGG Blocks:	Val Loss: 2.3876, Val Acc: 0.7670

Dropout(0.2):	Val Loss: 0.7425, Val Acc: 0.8175
Dropout(0.3):	Val Loss: 0.6200, Val Acc: 0.8266

Weight Decay 12(0.001):	Val Loss: 1.2504, Val Acc: 0.7634
Weight Decay 12(0.01):	Val Loss: 1.2822, Val Acc: 0.6511

9. Folosiți augmentarea datelor pentru modelul cu trei blocuri VGG:

```
tf.keras.preprocessing.image.ImageDataGenerator(  
    width_shift_range=0.1,  
    height_shift_range=0.1,  
    horizontal_flip=True  
)
```

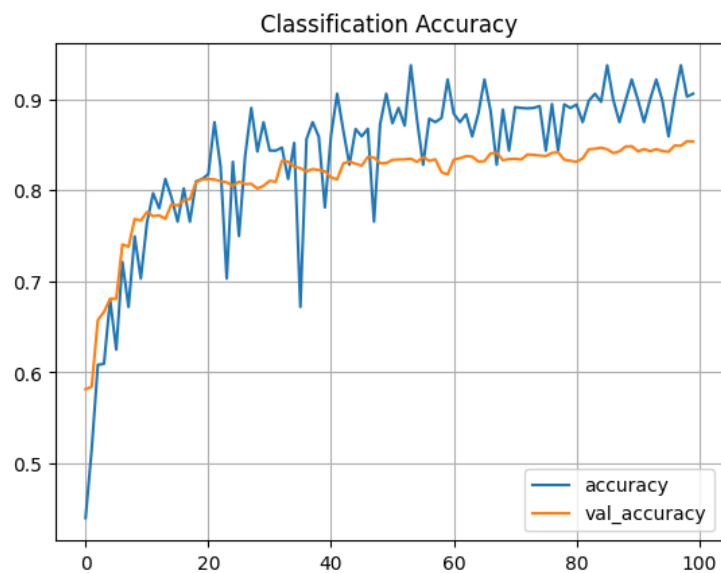
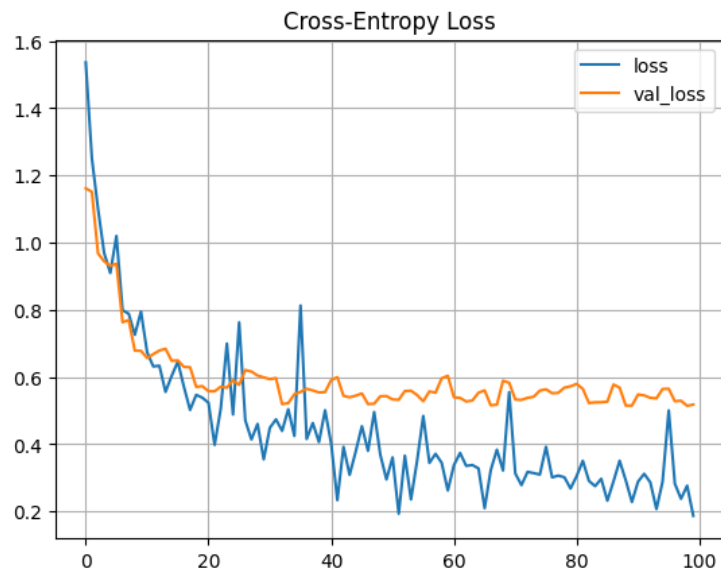
Antrenați modelul timp de 100 de epoci folosind o dimensiune a lotului de 64 de instanțe și setul de test ca set de validare.

Evaluați modelul pe setul de validare.

Reprezentați grafic curbele de învățare.

Comentați rezultatele obținute.

Val Loss: 0.5181, Val Acc: 0.8537

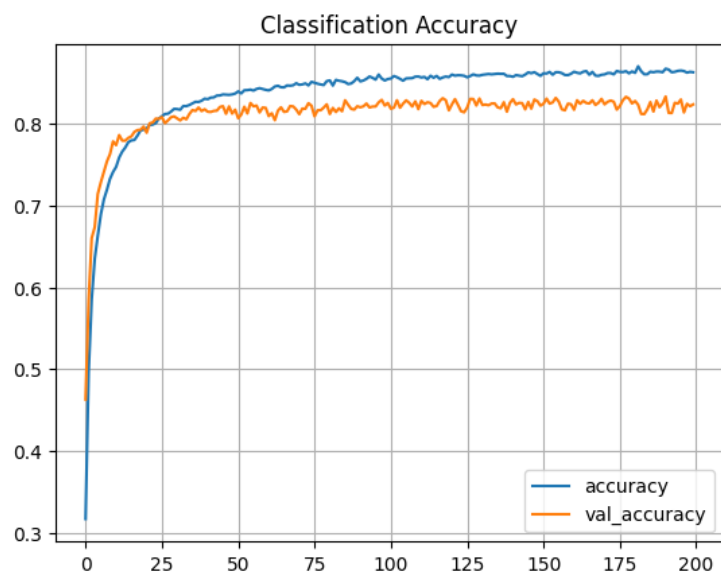
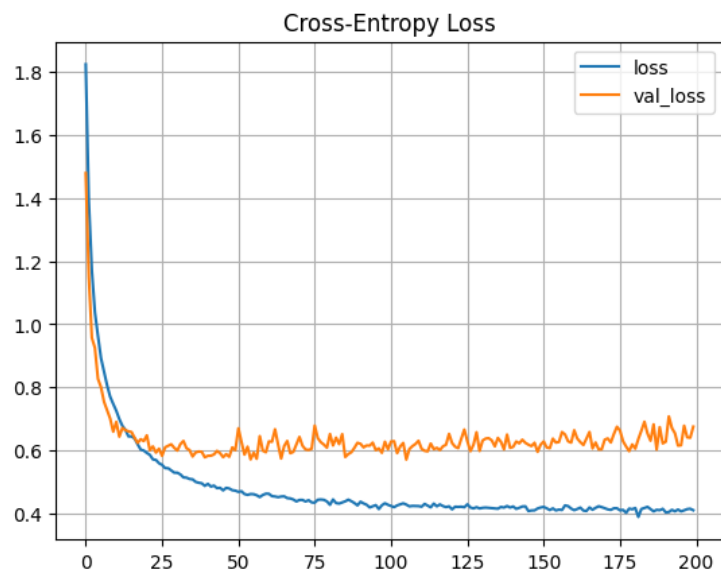


10. Folosiți tehnica Dropout cu o rată progresivă, de la 0.2 la 0.5, pentru modelul cu trei blocuri VGG.

Antrenați modelul timp de 200 de epoci.

Comentați rezultatele obținute.

Val Loss: 0.6750, Val Acc: 0.8239



11. Folosiți tehnica Dropout și augmentarea datelor pentru modelul cu trei blocuri VGG.

Antrenați modelul timp de 200 de epoci.

Comentați rezultatele obținute.

12. Folosiți tehnica Dropout, augmentarea datelor și normalizarea loturilor pentru modelul cu trei blocuri VGG.

Antrenați modelul timp de 400 de epoci.

Comentați rezultatele obținute.
