

Υπολογιστική Όραση και Γραφικά

Ονοματεπώνυμο: Φώτης Χατζηφωτιάδης
AM: 2022116

Άσκηση #1, Βελτιστοποίηση αρχιτεκτονικής και υπερ-παραμέτρων:

Για διαφορετικά Learning Rate:

Training with LR=0.01

Epoch 1/5 | TrainLoss: 4.6903 | ValLoss: 4.6070 | TrainAcc: 0.93% | ValAcc: 1.00%

Epoch 2/5 | TrainLoss: 4.6089 | ValLoss: 4.6071 | TrainAcc: 0.97% | ValAcc: 1.00%

Epoch 3/5 | TrainLoss: 4.6091 | ValLoss: 4.6075 | TrainAcc: 0.92% | ValAcc: 1.00%

Epoch 4/5 | TrainLoss: 4.6092 | ValLoss: 4.6072 | TrainAcc: 0.99% | ValAcc: 1.00%

Epoch 5/5 | TrainLoss: 4.6089 | ValLoss: 4.6073 | TrainAcc: 0.93% | ValAcc: 1.00%

Training with LR=0.001

Training with LR=0.001

Epoch 1/5 | TrainLoss: 3.8562 | ValLoss: 3.3021 | TrainAcc: 10.29% | ValAcc: 18.94%

Epoch 2/5 | TrainLoss: 3.2595 | ValLoss: 2.8028 | TrainAcc: 19.08% | ValAcc: 28.26%

Epoch 3/5 | TrainLoss: 2.9269 | ValLoss: 2.5234 | TrainAcc: 25.19% | ValAcc: 33.73%

Epoch 4/5 | TrainLoss: 2.6949 | ValLoss: 2.3773 | TrainAcc: 29.87% | ValAcc: 38.77%

Epoch 5/5 | TrainLoss: 2.5147 | ValLoss: 2.2184 | TrainAcc: 33.46% | ValAcc: 40.52%

Training with LR=0.0001

Epoch 1/5 | TrainLoss: 3.7486 | ValLoss: 3.0686 | TrainAcc: 13.76% | ValAcc: 26.81%

|

Epoch 2/5 | TrainLoss: 2.9680 | ValLoss: 2.5995 | TrainAcc: 26.68% | ValAcc: 35.31%

Epoch 3/5 | TrainLoss: 2.5909 | ValLoss: 2.4280 | TrainAcc: 34.31% | ValAcc: 37.54%

Epoch 4/5 | TrainLoss: 2.3492 | ValLoss: 2.2803 | TrainAcc: 39.18% | ValAcc: 41.47%

Epoch 5/5 | TrainLoss: 2.1572 | ValLoss: 2.1485 | TrainAcc: 43.30% | ValAcc: 43.80%

Training with LR=1e-05

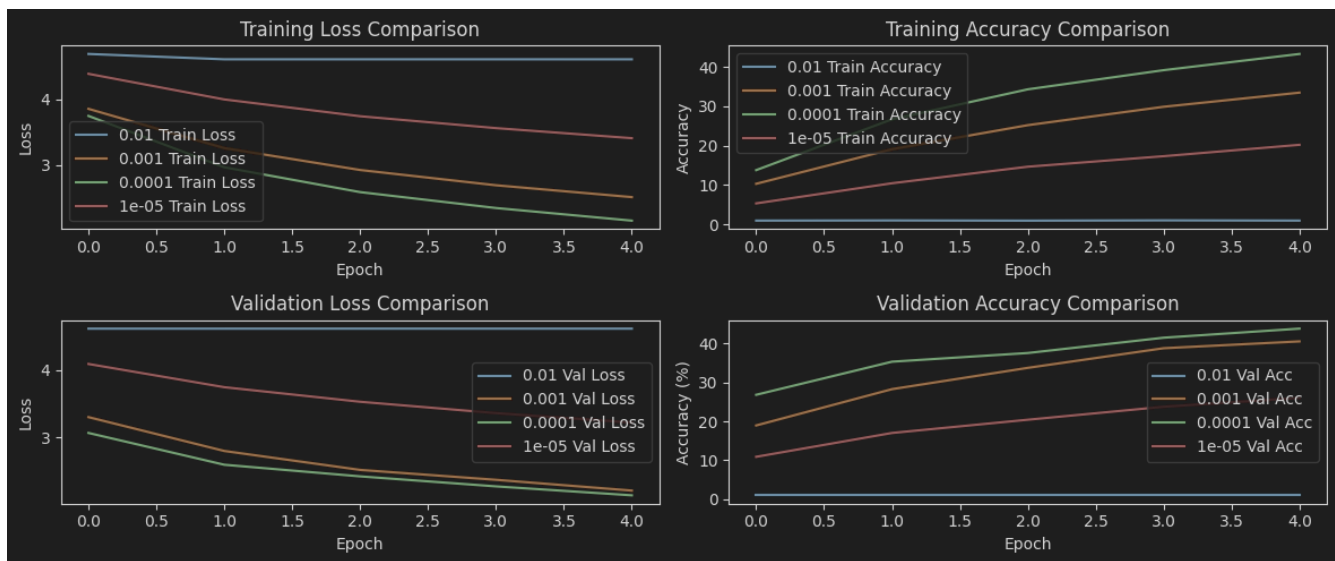
Epoch 1/5 | TrainLoss: 4.3883 | ValLoss: 4.0861 | TrainAcc: 5.31% | ValAcc: 10.89%

Epoch 2/5 | TrainLoss: 3.9991 | ValLoss: 3.7436 | TrainAcc: 10.43% | ValAcc: 17.01%

Epoch 3/5 | TrainLoss: 3.7439 | ValLoss: 3.5286 | TrainAcc: 14.63% | ValAcc: 20.41%

Epoch 4/5 | TrainLoss: 3.5634 | ValLoss: 3.3609 | TrainAcc: 17.31% | ValAcc: 23.74%

Epoch 5/5 | TrainLoss: 3.4105 | ValLoss: 3.2219 | TrainAcc: 20.20% | ValAcc: 26.02%



Σχόλιο:

Παρατηρώ ότι για $\text{learning rate} = 1e-2$ το δίκτυο δεν συγκλίνει και η ακρίβεια παραμένει περίπου στο 1%. Αυτό συμβαίνει επειδή η τιμή αυτή είναι υπερβολικά μεγάλη για τον Adam, προκαλώντας ασταθείς και υπερβολικά μεγάλες ενημερώσεις βαρών, με αποτέλεσμα την αποτυχία εκπαίδευσης.

Για τα $\text{learning rate} = 1e-3, 1e-4$ τα αποτελέσματα είναι πιο σταθερά και ελεγχόμενα βήματα βελτιστοποίησης, επιτρέποντας στο δίκτυο να συγκλίνει ομαλά.

Για $\text{learning rate} = 1e-5$ η ακρίβεια ταξινόμησης είναι αρκετά μικρότερη, έχει αργότερη σύγκλιση στον ίδιο αριθμό εποχών εκπαίδευσης και εμφανίζει φαινόμενο υποεκπαίδευσης, κάτι που ευθύνεται στις μικρές ενημερώσεις των βαρών.

Για διαφορετικά optimizer:
Για learning rate=1e-2

Epoch 1/5 | TrainLoss: 4.6903 | ValLoss: 4.6070 | TrainAcc: 0.93% | ValAcc: 1.00%

Epoch 2/5 | TrainLoss: 4.6089 | ValLoss: 4.6071 | TrainAcc: 0.97% | ValAcc: 1.00%

Epoch 3/5 | TrainLoss: 4.6091 | ValLoss: 4.6075 | TrainAcc: 0.92% | ValAcc: 1.00%

Epoch 4/5 | TrainLoss: 4.6092 | ValLoss: 4.6072 | TrainAcc: 0.99% | ValAcc: 1.00%

Epoch 5/5 | TrainLoss: 4.6089 | ValLoss: 4.6073 | TrainAcc: 0.93% | ValAcc: 1.00%
Training with SGD

Epoch 1/5 | TrainLoss: 4.0334 | ValLoss: 3.5059 | TrainAcc: 9.42% | ValAcc: 17.93%

Epoch 2/5 | TrainLoss: 3.3448 | ValLoss: 2.9930 | TrainAcc: 19.42% | ValAcc: 27.89%

Epoch 3/5 | TrainLoss: 2.9360 | ValLoss: 2.8128 | TrainAcc: 27.19% | ValAcc: 30.18%

Epoch 4/5 | TrainLoss: 2.6528 | ValLoss: 2.9104 | TrainAcc: 32.37% | ValAcc: 27.89%

Epoch 5/5 | TrainLoss: 2.4486 | ValLoss: 2.5403 | TrainAcc: 36.76% | ValAcc: 35.91%
Training with RMSprop

Epoch 1/5 | TrainLoss: 7.6981 | ValLoss: 4.6075 | TrainAcc: 0.92% | ValAcc: 1.00%

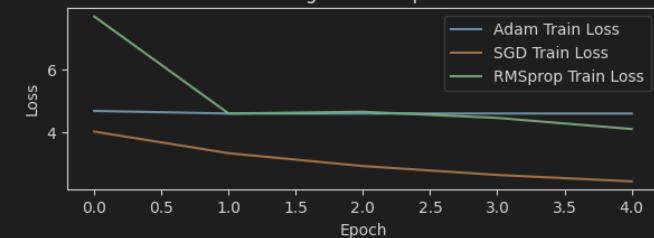
Epoch 2/5 | TrainLoss: 4.6091 | ValLoss: 4.6072 | TrainAcc: 0.96% | ValAcc: 1.00%

Epoch 3/5 | TrainLoss: 4.6639 | ValLoss: 4.6077 | TrainAcc: 0.91% | ValAcc: 1.00%

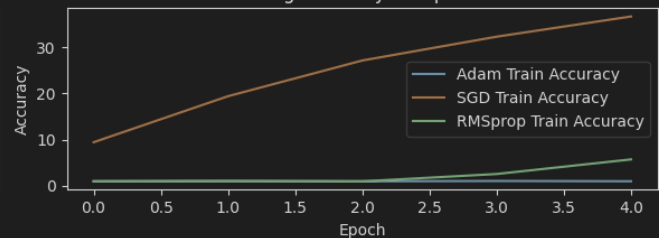
Epoch 4/5 | TrainLoss: 4.4690 | ValLoss: 4.1342 | TrainAcc: 2.51% | ValAcc: 5.52%

Epoch 5/5 | TrainLoss: 4.1147 | ValLoss: 3.9538 | TrainAcc: 5.68% | ValAcc: 8.45%

Training Loss Comparison



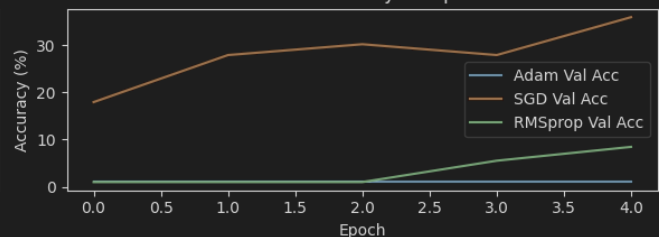
Training Accuracy Comparison



Validation Loss Comparison



Validation Accuracy Comparison



Me learning rate = 1e-3:

Training with Adam

Epoch 1/5 | TrainLoss: 3.8562 | ValLoss: 3.3021 | TrainAcc: 10.29% | ValAcc: 18.94%

Epoch 2/5 | TrainLoss: 3.2595 | ValLoss: 2.8028 | TrainAcc: 19.08% | ValAcc: 28.26%

Epoch 3/5 | TrainLoss: 2.9269 | ValLoss: 2.5234 | TrainAcc: 25.19% | ValAcc: 33.73%

Epoch 4/5 | TrainLoss: 2.6949 | ValLoss: 2.3773 | TrainAcc: 29.87% | ValAcc: 38.77%

Epoch 5/5 | TrainLoss: 2.5147 | ValLoss: 2.2184 | TrainAcc: 33.46% | ValAcc: 40.52%

Training with SGD

Epoch 1/5 | TrainLoss: 4.5429 | ValLoss: 4.4343 | TrainAcc: 2.69% | ValAcc: 4.85%

Epoch 2/5 | TrainLoss: 4.3732 | ValLoss: 4.2389 | TrainAcc: 5.43% | ValAcc: 7.94%

Epoch 3/5 | TrainLoss: 4.2136 | ValLoss: 4.0778 | TrainAcc: 7.59% | ValAcc: 11.32%

Epoch 4/5 | TrainLoss: 4.0762 | ValLoss: 3.9288 | TrainAcc: 9.42% | ValAcc: 13.67%

Epoch 5/5 | TrainLoss: 3.9437 | ValLoss: 3.7914 | TrainAcc: 11.47% | ValAcc: 15.66%

Training with RMSprop

Epoch 1/5 | TrainLoss: 4.4432 | ValLoss: 4.0926 | TrainAcc: 3.01% | ValAcc: 7.23%

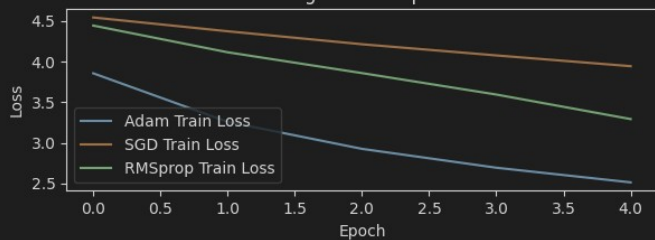
Epoch 2/5 | TrainLoss: 4.1149 | ValLoss: 3.8321 | TrainAcc: 5.50% | ValAcc: 10.21%

Epoch 3/5 | TrainLoss: 3.8587 | ValLoss: 3.6619 | TrainAcc: 8.82% | ValAcc: 13.74%

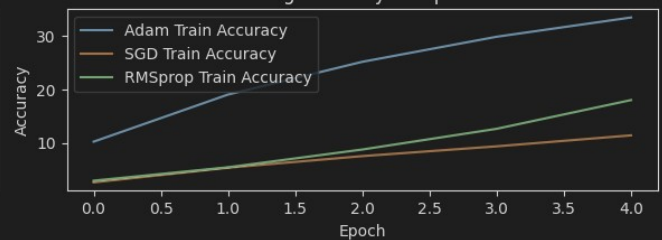
Epoch 4/5 | TrainLoss: 3.5949 | ValLoss: 3.2259 | TrainAcc: 12.69% | ValAcc: 20.31%

Epoch 5/5 | TrainLoss: 3.2931 | ValLoss: 3.0738 | TrainAcc: 18.05% | ValAcc: 24.77%

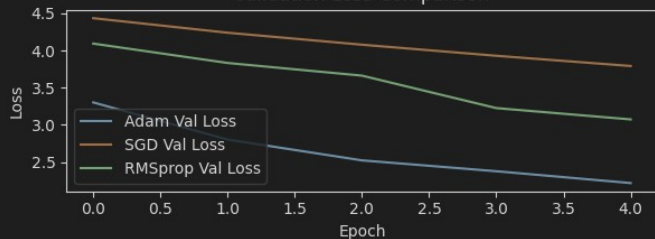
Training Loss Comparison



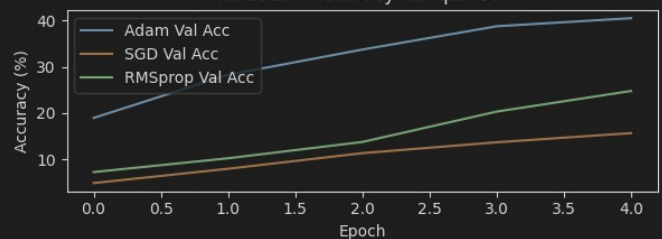
Training Accuracy Comparison



Validation Loss Comparison



Validation Accuracy Comparison



Γα learning rate 1e-4:

```
Training with Adam

Epoch 1/5 | TrainLoss: 3.7486 | ValLoss: 3.0686 | TrainAcc: 13.76% | ValAcc: 26.81%

Epoch 2/5 | TrainLoss: 2.9680 | ValLoss: 2.5995 | TrainAcc: 26.68% | ValAcc: 35.31%

Epoch 3/5 | TrainLoss: 2.5909 | ValLoss: 2.4280 | TrainAcc: 34.31% | ValAcc: 37.54%

Epoch 4/5 | TrainLoss: 2.3492 | ValLoss: 2.2803 | TrainAcc: 39.18% | ValAcc: 41.47%

Epoch 5/5 | TrainLoss: 2.1572 | ValLoss: 2.1485 | TrainAcc: 43.30% | ValAcc: 43.80%
Training with SGD

Epoch 1/5 | TrainLoss: 4.6179 | ValLoss: 4.5941 | TrainAcc: 1.13% | ValAcc: 1.55%

Epoch 2/5 | TrainLoss: 4.5991 | ValLoss: 4.5760 | TrainAcc: 1.51% | ValAcc: 1.97%

Epoch 3/5 | TrainLoss: 4.5802 | ValLoss: 4.5597 | TrainAcc: 1.83% | ValAcc: 2.77%

Epoch 4/5 | TrainLoss: 4.5643 | ValLoss: 4.5437 | TrainAcc: 2.24% | ValAcc: 3.59%

Epoch 5/5 | TrainLoss: 4.5469 | ValLoss: 4.5261 | TrainAcc: 2.62% | ValAcc: 4.00%
Training with RMSprop

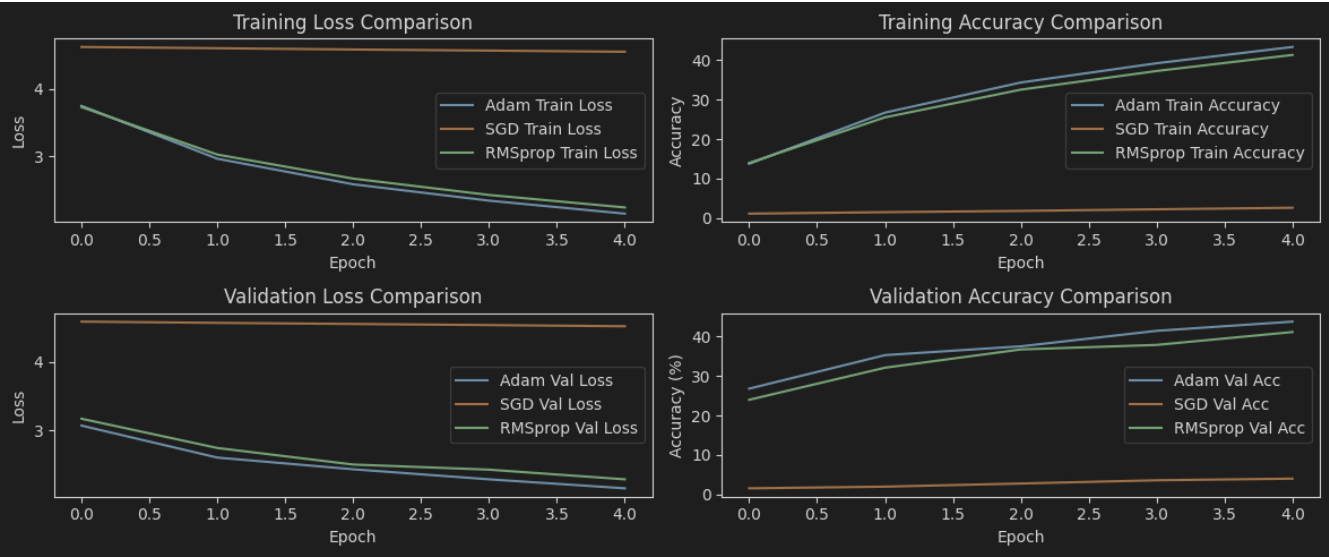
Epoch 1/5 | TrainLoss: 3.7305 | ValLoss: 3.1696 | TrainAcc: 13.96% | ValAcc: 23.99%

Epoch 2/5 | TrainLoss: 3.0293 | ValLoss: 2.7404 | TrainAcc: 25.49% | ValAcc: 32.12%

Epoch 3/5 | TrainLoss: 2.6746 | ValLoss: 2.4974 | TrainAcc: 32.50% | ValAcc: 36.75%

Epoch 4/5 | TrainLoss: 2.4332 | ValLoss: 2.4224 | TrainAcc: 37.22% | ValAcc: 37.90%

Epoch 5/5 | TrainLoss: 2.2486 | ValLoss: 2.2803 | TrainAcc: 41.28% | ValAcc: 41.16%
```



Σχόλιο:

Αυτό που παρατηρείται είναι ότι δεν μπορεί να γίνει άμεση σύγκριση των optimizer καθώς όπως φαίνεται στο παραπάνω παράδειγμα ο κάθε optimizer έχει διαφορετικά αποτελέσματα με διαφορετικά learning rate. Ο λόγος που δοκίμασα και για τα 3 optimizer διαφορετικά learning rates είναι επειδή μου φαινόταν υπερβολικά μικρό το accuracy του SGD για $lr=1e-3$ που δοκίμαζα στην αρχή. Είδα αυτή τη [συζήτηση](#) και είπα να δοκιμάσω για διαφορετικές τιμές.

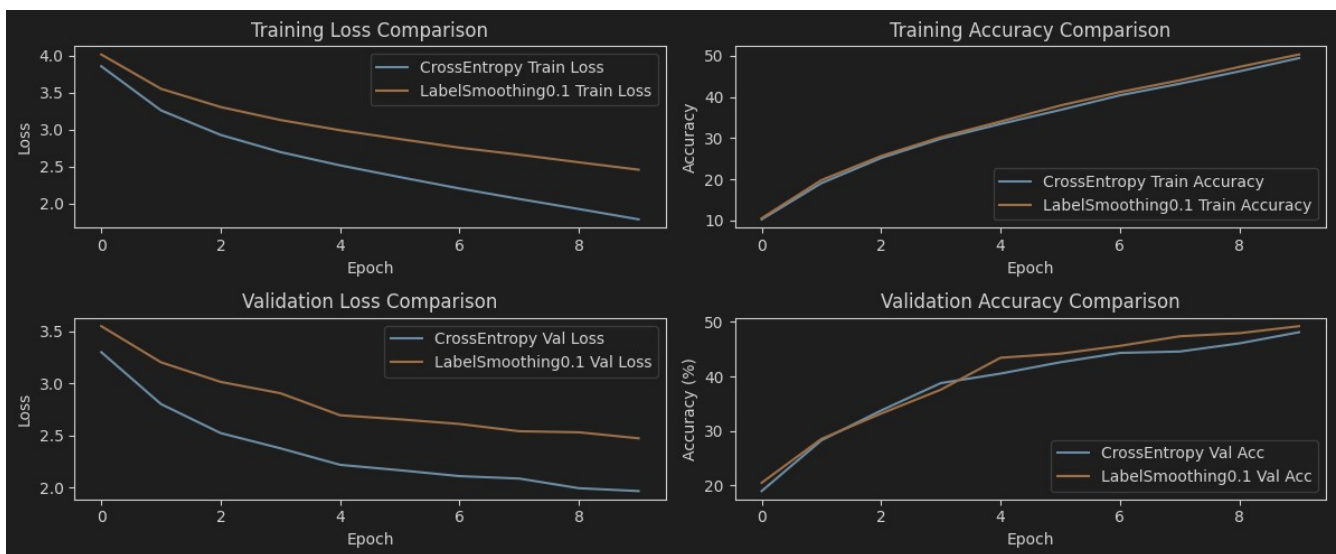
Διαφορές CrossEntropy με και χωρίς label smoothing:

Training with CrossEntropy

Epoch 1/10		TrainLoss: 3.8562		ValLoss: 3.3021		TrainAcc: 10.29%		ValAcc: 18.94%
Epoch 2/10		TrainLoss: 3.2595		ValLoss: 2.8028		TrainAcc: 19.08%		ValAcc: 28.26%
Epoch 3/10		TrainLoss: 2.9269		ValLoss: 2.5234		TrainAcc: 25.19%		ValAcc: 33.73%
Epoch 4/10		TrainLoss: 2.6949		ValLoss: 2.3773		TrainAcc: 29.87%		ValAcc: 38.77%
Epoch 5/10		TrainLoss: 2.5147		ValLoss: 2.2184		TrainAcc: 33.46%		ValAcc: 40.52%
Epoch 6/10		TrainLoss: 2.3563		ValLoss: 2.1665		TrainAcc: 36.87%		ValAcc: 42.60%
Epoch 7/10		TrainLoss: 2.2023		ValLoss: 2.1099		TrainAcc: 40.42%		ValAcc: 44.32%
Epoch 8/10		TrainLoss: 2.0603		ValLoss: 2.0865		TrainAcc: 43.24%		ValAcc: 44.57%
Epoch 9/10		TrainLoss: 1.9240		ValLoss: 1.9937		TrainAcc: 46.25%		ValAcc: 46.07%
Epoch 10/10		TrainLoss: 1.7842		ValLoss: 1.9662		TrainAcc: 49.47%		ValAcc: 48.12%

Training with LabelSmoothing0.1

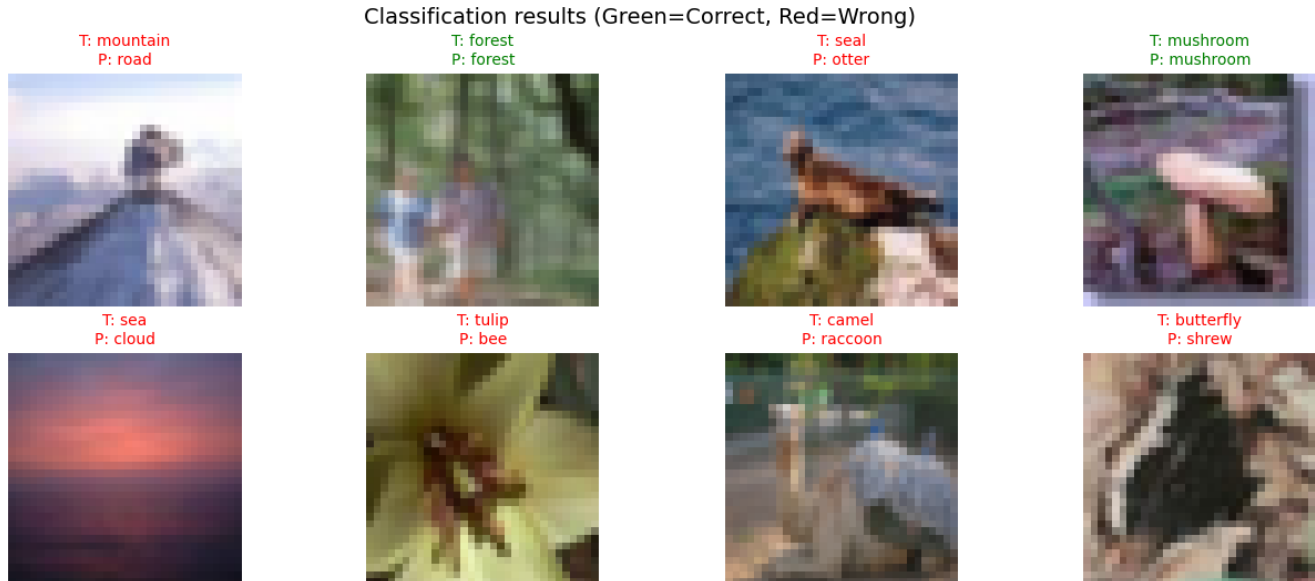
Epoch 1/10		TrainLoss: 4.0161		ValLoss: 3.5518		TrainAcc: 10.55%		ValAcc: 20.46%
Epoch 2/10		TrainLoss: 3.5513		ValLoss: 3.2044		TrainAcc: 19.82%		ValAcc: 28.51%
Epoch 3/10		TrainLoss: 3.3045		ValLoss: 3.0156		TrainAcc: 25.67%		ValAcc: 33.17%
Epoch 4/10		TrainLoss: 3.1290		ValLoss: 2.9070		TrainAcc: 30.26%		ValAcc: 37.56%
Epoch 5/10		TrainLoss: 2.9908		ValLoss: 2.6950		TrainAcc: 34.07%		ValAcc: 43.43%
Epoch 6/10		TrainLoss: 2.8713		ValLoss: 2.6560		TrainAcc: 37.94%		ValAcc: 44.18%
Epoch 7/10		TrainLoss: 2.7546		ValLoss: 2.6114		TrainAcc: 41.22%		ValAcc: 45.61%
Epoch 8/10		TrainLoss: 2.6595		ValLoss: 2.5416		TrainAcc: 44.07%		ValAcc: 47.37%
Epoch 9/10		TrainLoss: 2.5563		ValLoss: 2.5312		TrainAcc: 47.33%		ValAcc: 47.94%
Epoch 10/10		TrainLoss: 2.4561		ValLoss: 2.4734		TrainAcc: 50.35%		ValAcc: 49.23%



Σχόλιο:

Σε αυτό το παράδειγμα έτρεξα 10 epochs αντί για 5 που έτρεχα στα προηγούμενα γιατί από το 4ο epoch και μετά το Cross Entropy με το LabelSmoothing=0.1 αρχίζει και έχει καλύτερο accuracy και ήθελα να δω άμα είναι είναι μια τάση που συνεχίζεται ή μια στατιστική απόκλιση για 2 epochs (4ο και 5ο). Το αποτέλεσμα είναι ότι το CrossEntropy με LS παρόλο που έχει υψηλότερο loss, δεν λειτουργεί περιοριστικά και ίσα ίσα λόγω της γενίκευσης του μοντέλου, μειώνει την “αυτοπεποίθηση” του μοντέλου και καταλήγει σε σωστότερα αποτελέσματα.

Ενδεικτικά αποτελέσματα (υπολογισμένα με optimizer = Adam,
loss=CrossEntropyLoss(label_smoothing=0.1, learning_rate=1e-3, epochs=10)



Άσκηση #2

Για διαφορετικά epochs:

Training with epochs=5

Epoch 1/5 | TrainLoss: 1.3114 | ValLoss: 0.9902 | TrainAcc: 61.82% | ValAcc: 69.86%

Epoch 2/5 | TrainLoss: 0.4483 | ValLoss: 0.9598 | TrainAcc: 85.19% | ValAcc: 71.52%

Epoch 3/5 | TrainLoss: 0.2842 | ValLoss: 0.9557 | TrainAcc: 90.65% | ValAcc: 72.47%

Epoch 4/5 | TrainLoss: 0.2048 | ValLoss: 0.9589 | TrainAcc: 92.96% | ValAcc: 72.72%

Epoch 5/5 | TrainLoss: 0.1689 | ValLoss: 0.9749 | TrainAcc: 94.35% | ValAcc: 72.69%

Training with epochs=10

Epoch 1/10 | TrainLoss: 1.2689 | ValLoss: 1.0293 | TrainAcc: 63.32% | ValAcc: 69.07%

Epoch 2/10 | TrainLoss: 0.4708 | ValLoss: 0.9542 | TrainAcc: 83.67% | ValAcc: 71.74%

Epoch 3/10 | TrainLoss: 0.2776 | ValLoss: 0.9574 | TrainAcc: 90.57% | ValAcc: 72.69%

Epoch 4/10 | TrainLoss: 0.1978 | ValLoss: 0.9855 | TrainAcc: 93.37% | ValAcc: 72.17%

Epoch 5/10 | TrainLoss: 0.1644 | ValLoss: 1.0147 | TrainAcc: 94.48% | ValAcc: 72.20%

Epoch 6/10 | TrainLoss: 0.1389 | ValLoss: 1.0307 | TrainAcc: 95.76% | ValAcc: 72.20%

Epoch 7/10 | TrainLoss: 0.1345 | ValLoss: 1.0411 | TrainAcc: 95.49% | ValAcc: 73.21%

Epoch 8/10 | TrainLoss: 0.1173 | ValLoss: 1.0692 | TrainAcc: 96.44% | ValAcc: 73.37%

Epoch 9/10 | TrainLoss: 0.1009 | ValLoss: 1.0874 | TrainAcc: 96.88% | ValAcc: 72.74%

Epoch 10/10 | TrainLoss: 0.0808 | ValLoss: 1.0830 | TrainAcc: 97.15% | ValAcc: 73.70%

Training with epochs=15

Epoch 1/15 | TrainLoss: 1.3115 | ValLoss: 0.9507 | TrainAcc: 61.39% | ValAcc: 70.81%

Epoch 2/15 | TrainLoss: 0.4473 | ValLoss: 0.9262 | TrainAcc: 84.59% | ValAcc: 71.68%

Epoch 3/15 | TrainLoss: 0.2718 | ValLoss: 0.9804 | TrainAcc: 90.82% | ValAcc: 71.35%

Epoch 4/15 | TrainLoss: 0.2030 | ValLoss: 1.0799 | TrainAcc: 93.23% | ValAcc: 71.11%

Epoch 5/15 | TrainLoss: 0.1725 | ValLoss: 1.0097 | TrainAcc: 94.18% | ValAcc: 73.04%

Epoch 6/15 | TrainLoss: 0.1316 | ValLoss: 1.0372 | TrainAcc: 95.57% | ValAcc: 73.29%

Epoch 7/15 | TrainLoss: 0.1172 | ValLoss: 1.0970 | TrainAcc: 95.65% | ValAcc: 71.49%

Epoch 8/15 | TrainLoss: 0.1136 | ValLoss: 1.0698 | TrainAcc: 96.09% | ValAcc: 72.88%

Epoch 9/15 | TrainLoss: 0.0953 | ValLoss: 1.1147 | TrainAcc: 97.15% | ValAcc: 73.02%

Epoch 10/15 | TrainLoss: 0.0758 | ValLoss: 1.1313 | TrainAcc: 97.64% | ValAcc: 72.61%

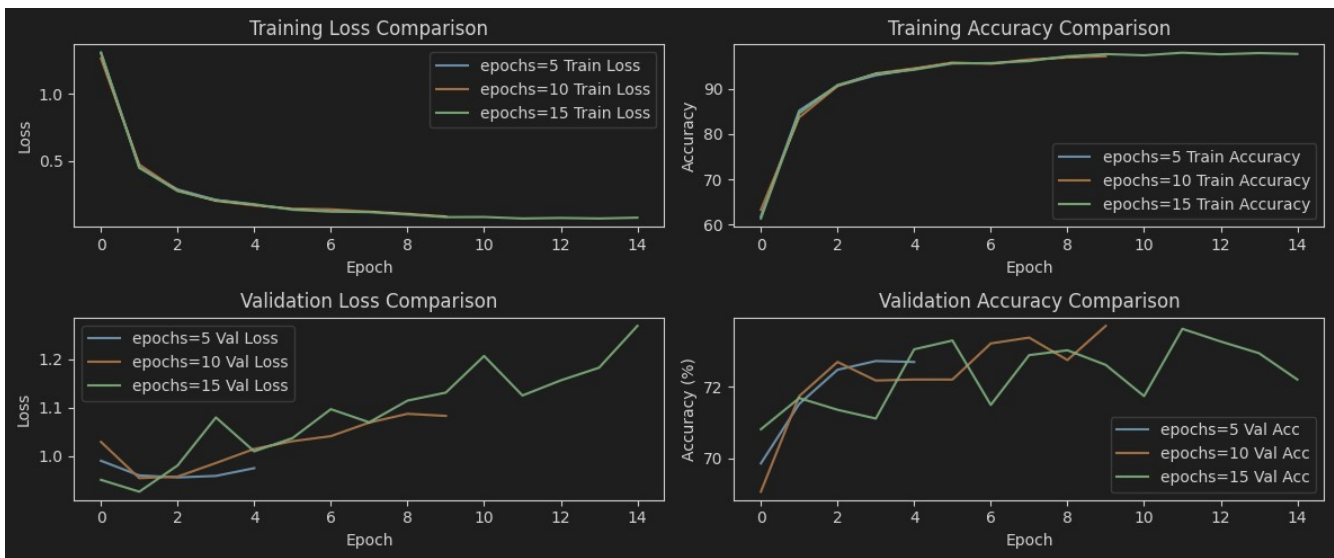
Epoch 11/15 | TrainLoss: 0.0769 | ValLoss: 1.2071 | TrainAcc: 97.36% | ValAcc: 71.74%

Epoch 12/15 | TrainLoss: 0.0656 | ValLoss: 1.1253 | TrainAcc: 97.93% | ValAcc: 73.62%

Epoch 13/15 | TrainLoss: 0.0697 | ValLoss: 1.1566 | TrainAcc: 97.58% | ValAcc: 73.26%

Epoch 14/15 | TrainLoss: 0.0655 | ValLoss: 1.1829 | TrainAcc: 97.85% | ValAcc: 72.94%

Epoch 15/15 | TrainLoss: 0.0720 | ValLoss: 1.2694 | TrainAcc: 97.66% | ValAcc: 72.20%



Σχόλιο:

Το μοντέλο μαθαίνει γρήγορα καθώς το train accuracy είναι υψηλό ήδη από τα πρώτα epochs, 61.82% → 94.35%. Το validation accuracy δεν ακολουθεί την ίδια τάση και παραμένει κοντά στα ποσοστά με το πρώτο epoch, από 69.86% → 72.69%. Το μοντέλο δεν εκμεταλλεύεται πλήρως την χωρητικότητα του δικτύου και οδηγεί σε overfitting.

Για διαφορετικά learning rates:

```

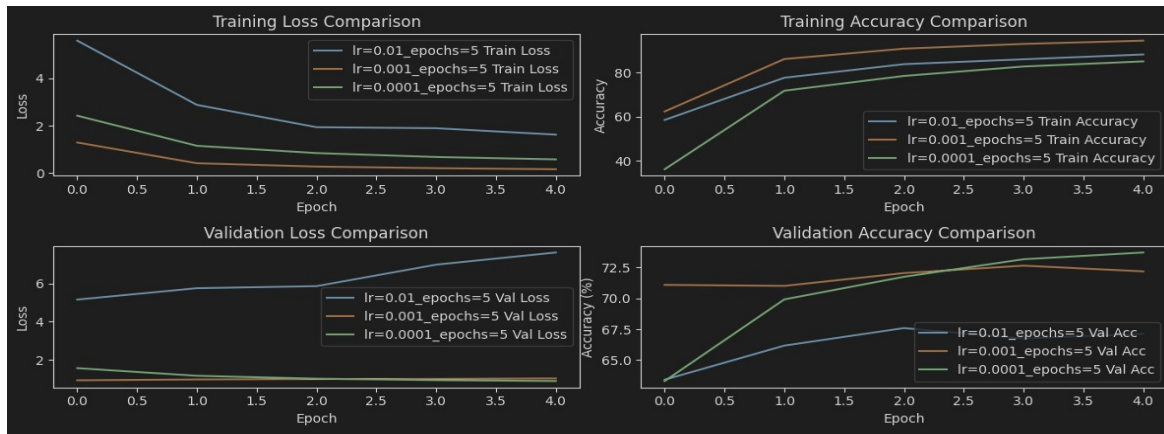
TRAINING WITH LR=0.01

Epoch 1/5 | TrainLoss: 5.5966 | ValLoss: 5.1509 | TrainAcc: 58.48% | ValAcc: 63.42%
Epoch 2/5 | TrainLoss: 2.8828 | ValLoss: 5.7478 | TrainAcc: 77.58% | ValAcc: 66.18%
Epoch 3/5 | TrainLoss: 1.9404 | ValLoss: 5.8550 | TrainAcc: 83.72% | ValAcc: 67.59%
Epoch 4/5 | TrainLoss: 1.8979 | ValLoss: 6.9805 | TrainAcc: 85.92% | ValAcc: 66.75%
Epoch 5/5 | TrainLoss: 1.6260 | ValLoss: 7.6173 | TrainAcc: 88.10% | ValAcc: 67.13%
TRAINING WITH LR=0.001

Epoch 1/5 | TrainLoss: 1.2933 | ValLoss: 0.9239 | TrainAcc: 62.31% | ValAcc: 71.08%
Epoch 2/5 | TrainLoss: 0.4175 | ValLoss: 0.9687 | TrainAcc: 86.03% | ValAcc: 71.00%
Epoch 3/5 | TrainLoss: 0.2762 | ValLoss: 0.9908 | TrainAcc: 90.73% | ValAcc: 72.04%
Epoch 4/5 | TrainLoss: 0.2087 | ValLoss: 0.9985 | TrainAcc: 92.88% | ValAcc: 72.64%
Epoch 5/5 | TrainLoss: 0.1647 | ValLoss: 1.0236 | TrainAcc: 94.35% | ValAcc: 72.17%
TRAINING WITH LR=0.0001

Epoch 1/5 | TrainLoss: 2.4259 | ValLoss: 1.5610 | TrainAcc: 36.20% | ValAcc: 63.31%
Epoch 2/5 | TrainLoss: 1.1541 | ValLoss: 1.1601 | TrainAcc: 71.71% | ValAcc: 69.91%
Epoch 3/5 | TrainLoss: 0.8464 | ValLoss: 1.0105 | TrainAcc: 78.40% | ValAcc: 71.74%
Epoch 4/5 | TrainLoss: 0.6811 | ValLoss: 0.9309 | TrainAcc: 82.66% | ValAcc: 73.15%
Epoch 5/5 | TrainLoss: 0.5809 | ValLoss: 0.8859 | TrainAcc: 84.97% | ValAcc: 73.70%

```



Σχόλιο:

Η εκπαίδευση γίνεται πάλι με optimizer τον Adam και τα αποτελέσματα είναι παρόμοια καθώς και επαναλαμβάνεται το μοτίβο $1e-4 > 1e-3 > 1e-2$. Ο λόγος που δεν είναι το acc του $1e-2$ κοντά στο 1% όπως στο προηγούμενο παράδειγμα είναι ότι τώρα παρεμβαίνει μόνο στο τελευταίο layer, `optimizer = torch.optim.Adam(model.classifier[6].parameters(), lr=lr)` και λόγω του προεκπαιδευμένου backbone συνεχίζει να εξάγει χρήσιμα χαρακτηριστικά.

Με και χωρίς label smoothing:

Training with LabelSmoothing0.1

Epoch 1/5 | TrainLoss: 1.9322 | ValLoss: 1.6242 | TrainAcc: 61.82% | ValAcc: 69.17%

Epoch 2/5 | TrainLoss: 1.2508 | ValLoss: 1.6405 | TrainAcc: 84.27% | ValAcc: 69.69%

Epoch 3/5 | TrainLoss: 1.1074 | ValLoss: 1.6502 | TrainAcc: 90.76% | ValAcc: 68.17%

Epoch 4/5 | TrainLoss: 1.0390 | ValLoss: 1.6440 | TrainAcc: 92.85% | ValAcc: 69.72%

Epoch 5/5 | TrainLoss: 0.9967 | ValLoss: 1.6441 | TrainAcc: 94.92% | ValAcc: 70.02%

--- Αποτελέσματα Loss Functions ---

Training with CrossEntropy

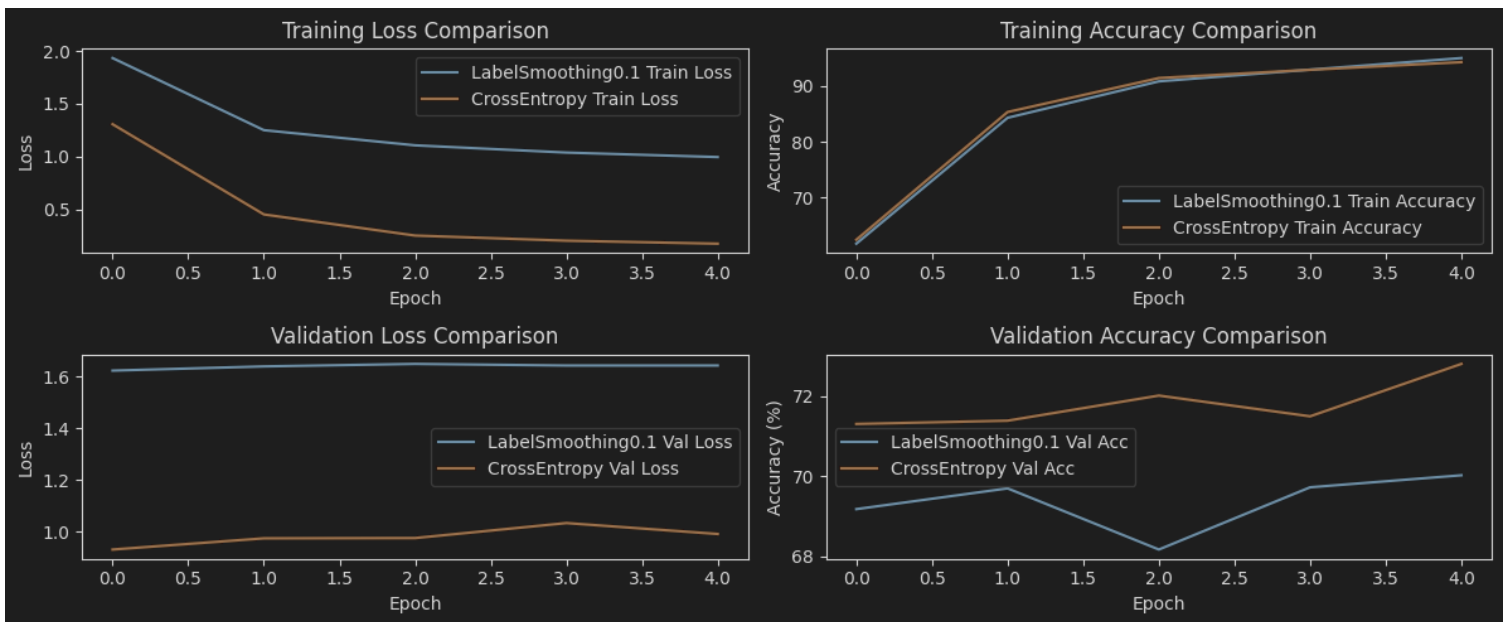
Epoch 1/5 | TrainLoss: 1.3071 | ValLoss: 0.9307 | TrainAcc: 62.53% | ValAcc: 71.30%

Epoch 2/5 | TrainLoss: 0.4544 | ValLoss: 0.9741 | TrainAcc: 85.30% | ValAcc: 71.38%

Epoch 3/5 | TrainLoss: 0.2546 | ValLoss: 0.9752 | TrainAcc: 91.36% | ValAcc: 72.01%

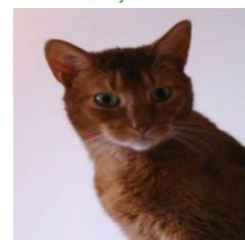
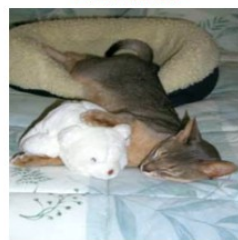
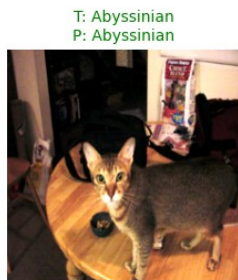
Epoch 4/5 | TrainLoss: 0.2061 | ValLoss: 1.0333 | TrainAcc: 92.83% | ValAcc: 71.49%

Epoch 5/5 | TrainLoss: 0.1780 | ValLoss: 0.9909 | TrainAcc: 94.18% | ValAcc: 72.80%



Σχόλιο: Παρατηρώ ότι η συνάρτηση CrossEntropy με `label_smoothing=0.1` οδηγεί σε σημαντικά υψηλότερες τιμές της συνάρτησης κόστους, ωστόσο αυτή ενώ ναι μεν μείωσε την αυτοπεποίθηση του μοντέλου, η γενίκευση το οδήγησε και σε χειρότερες προβλέψεις στο validation.

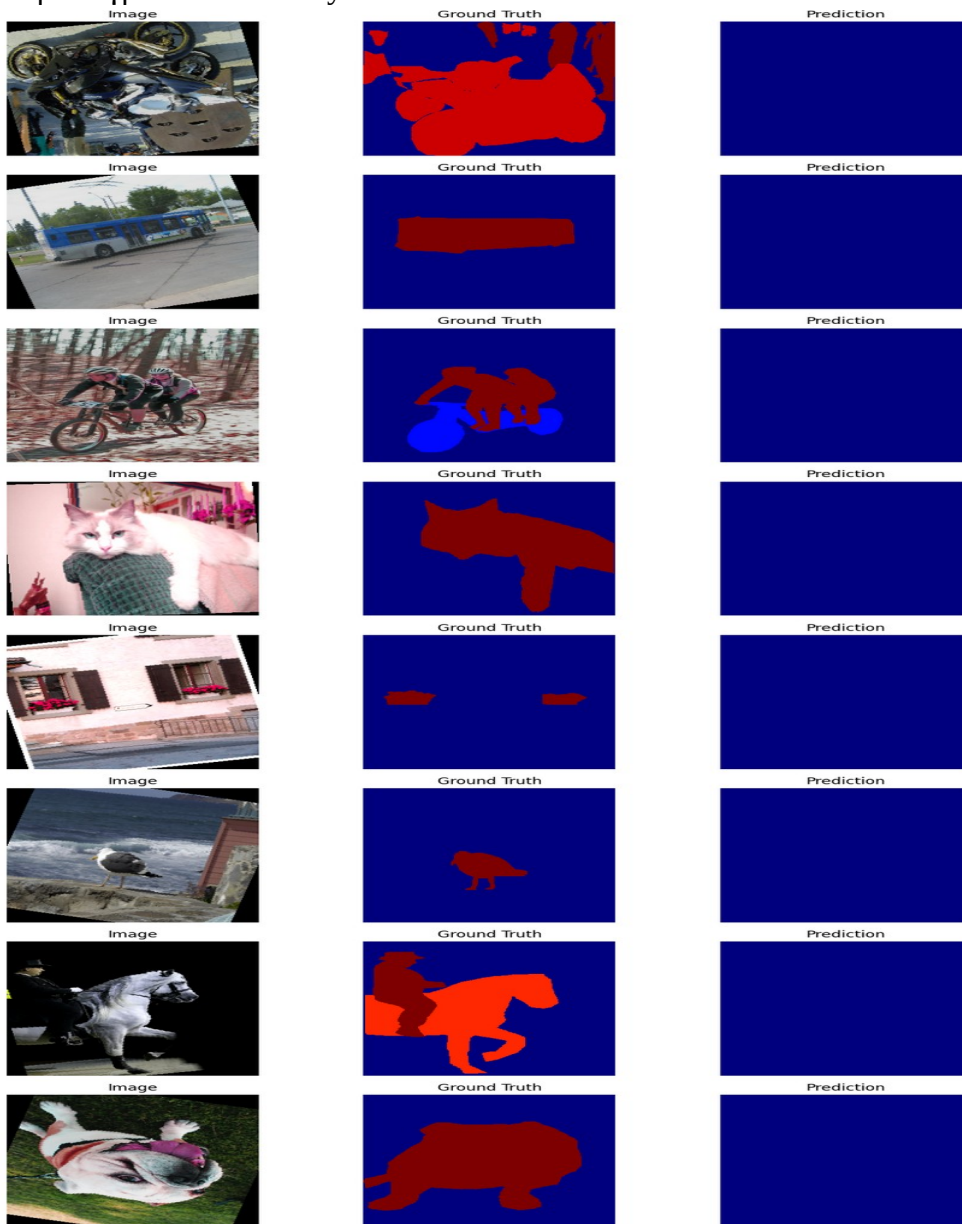
Classification results (Green=Correct, Red=Wrong)



Άσκηση #3

Σε αυτήν την άσκηση για υπολογιστικούς λόγους χρησιμοποίησα subset 4000 εικόνων. Στις δοκιμές που προσπάθησα με τα διαφορετικά epochs και τα διαφορετικά learning rate στα περισσότερα από αυτά έβλεπα να έχουν accuracy γύρω στο 70.47% και νόμιζα ότι το μοντέλο δυσκολεύεται να μάθει περισσότερα και έχει ταβάνι κοντά σε αυτόν τον αριθμό. Ωστόσο το Val IoU ήταν πάντα μικρό και τελικά αυτό που αποκαλύπτεται είναι ότι όταν έτρεχα να δείξει τα prediction σε κάθε εικόνα απλά μάντευε ότι όλα τα pixel είναι background και επειδή το background κατέχει το μεγαλύτερο κομμάτι των pixel έπαιρνε τέτοιο accuracy και δεν μπορούσε να το βελτιώσει περαιτέρω. Για αυτό έκανα διάφορες δοκιμές βάζοντας και βάρη στο background ώστε να μην παίρνει την safe οδό να μαντεύει background. Παρόλο αυτά ότι και να δοκίμασα κατέληγε να έχει πάλι χαμηλό IoU. Αυτό καταλήγω ότι συμβαίνει επειδή το foreground είναι η μειοψηφία των pixel και οι κλάσεις του είναι ανισοκατανομημένες.

Παράδειγμα 70% accuracy:



Training with epochs=3

Epoch 1/3 | Train Loss: 2.3411, Val Loss: 2.3459 | Train Acc: 68.65, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 2/3 | Train Loss: 2.2106, Val Loss: 2.3063 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 3/3 | Train Loss: 2.2017, Val Loss: 2.3044 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Training with epochs=6

Epoch 1/6 | Train Loss: 2.3499, Val Loss: 2.3264 | Train Acc: 67.61, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 2/6 | Train Loss: 2.2068, Val Loss: 2.2879 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 3/6 | Train Loss: 2.1969, Val Loss: 2.2909 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 4/6 | Train Loss: 2.1928, Val Loss: 2.2973 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 5/6 | Train Loss: 2.1919, Val Loss: 2.2885 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 6/6 | Train Loss: 2.1901, Val Loss: 2.2774 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Training with epochs=9

Epoch 1/9 | Train Loss: 2.3293, Val Loss: 2.3244 | Train Acc: 69.75, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 2/9 | Train Loss: 2.2081, Val Loss: 2.2910 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 3/9 | Train Loss: 2.1996, Val Loss: 2.2843 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 4/9 | Train Loss: 2.1942, Val Loss: 2.2754 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 5/9 | Train Loss: 2.1922, Val Loss: 2.3010 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 6/9 | Train Loss: 2.1905, Val Loss: 2.2724 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 7/9 | Train Loss: 2.1865, Val Loss: 2.2692 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 8/9 | Train Loss: 2.1844, Val Loss: 2.2674 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 9/9 | Train Loss: 2.1831, Val Loss: 2.2743 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Το ίδιο παρατηρείται και για διαφορετικά learning rate:

Training with lr=0.01

Epoch 1/5 | Train Loss: 11673866985.7589, Val Loss: 2.4085 | Train Acc: 65.95, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 2/5 | Train Loss: 2.2579, Val Loss: 2.3710 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 3/5 | Train Loss: 2.2502, Val Loss: 2.3665 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 4/5 | Train Loss: 2.2455, Val Loss: 2.3552 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 5/5 | Train Loss: 2.2401, Val Loss: 2.3485 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Training with lr=0.001

Epoch 1/5 | Train Loss: 2.3351, Val Loss: 2.3689 | Train Acc: 69.63, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 2/5 | Train Loss: 2.2514, Val Loss: 2.3402 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 3/5 | Train Loss: 2.2393, Val Loss: 2.3534 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 4/5 | Train Loss: 2.2322, Val Loss: 2.3270 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 5/5 | Train Loss: 2.2283, Val Loss: 2.3396 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Training with lr=0.0001

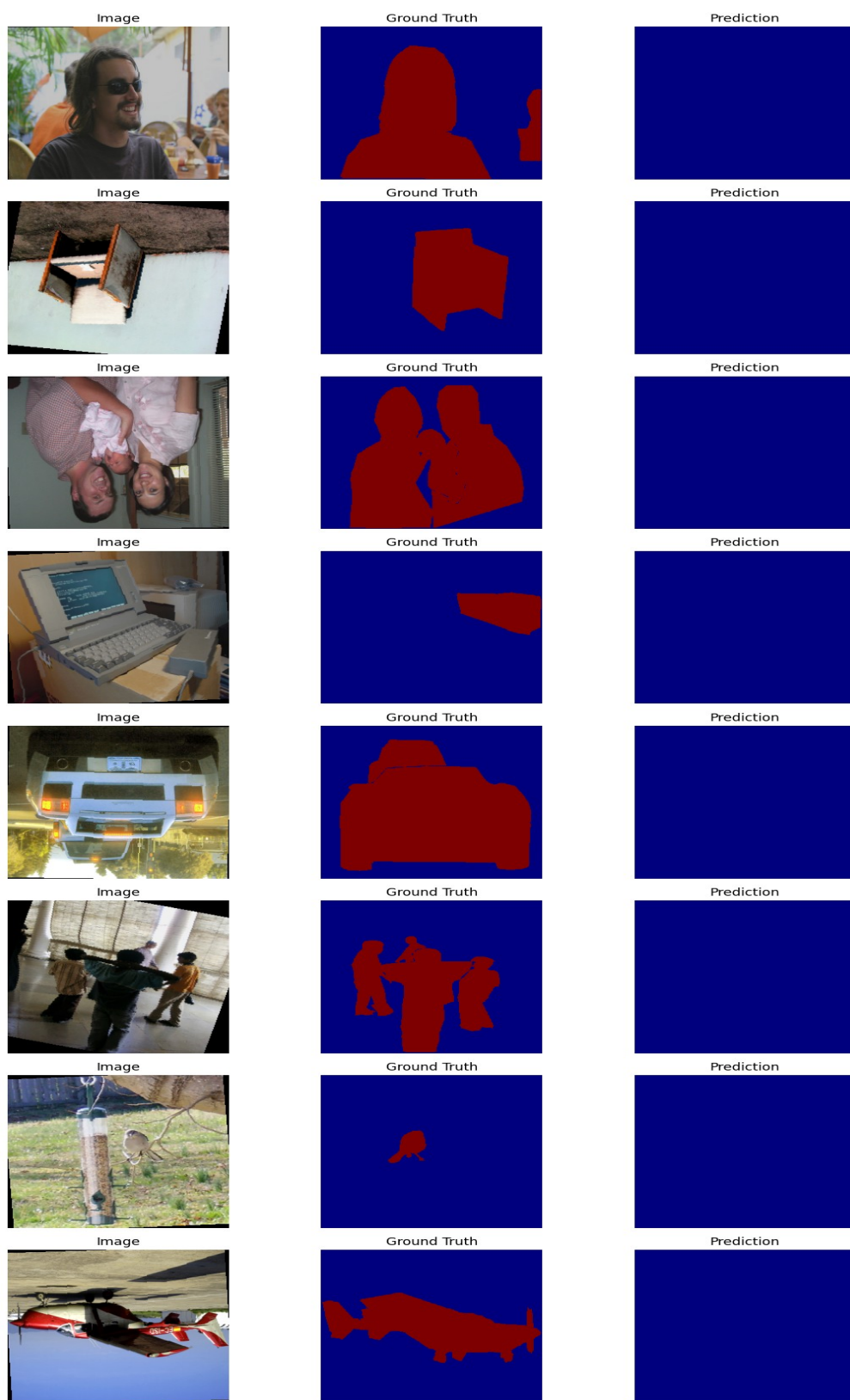
Epoch 1/5 | Train Loss: 2.3431, Val Loss: 2.3282 | Train Acc: 67.39, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 2/5 | Train Loss: 2.2038, Val Loss: 2.3044 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 3/5 | Train Loss: 2.1976, Val Loss: 2.2835 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 4/5 | Train Loss: 2.1924, Val Loss: 2.2803 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842

Epoch 5/5 | Train Loss: 2.1914, Val Loss: 2.2754 | Train Acc: 70.47, Val Acc: 70.33% | Val IoU: 0.0842



Σχόλιο:

Και εδώ φαίνεται ότι δεν είναι θέμα learning rate καθώς το μοντέλο συνεχίζει και απλά μαντεύει ότι όλη φωτογραφία είναι ένα background

Αποτελέσματα με βάρος στο background:

Epoch 1/9 | Train Loss: 3.1191, Val Loss: 3.5573 | Train Acc: 16.75, Val Acc: 10.24% | Val IoU: 0.0130

Epoch 2/9 | Train Loss: 3.0627, Val Loss: 3.5260 | Train Acc: 17.79, Val Acc: 10.09% | Val IoU: 0.0128

Epoch 3/9 | Train Loss: 3.0560, Val Loss: 3.4896 | Train Acc: 21.27, Val Acc: 33.17% | Val IoU: 0.0545

Epoch 4/9 | Train Loss: 3.0228, Val Loss: 3.4606 | Train Acc: 47.96, Val Acc: 44.96% | Val IoU: 0.0746

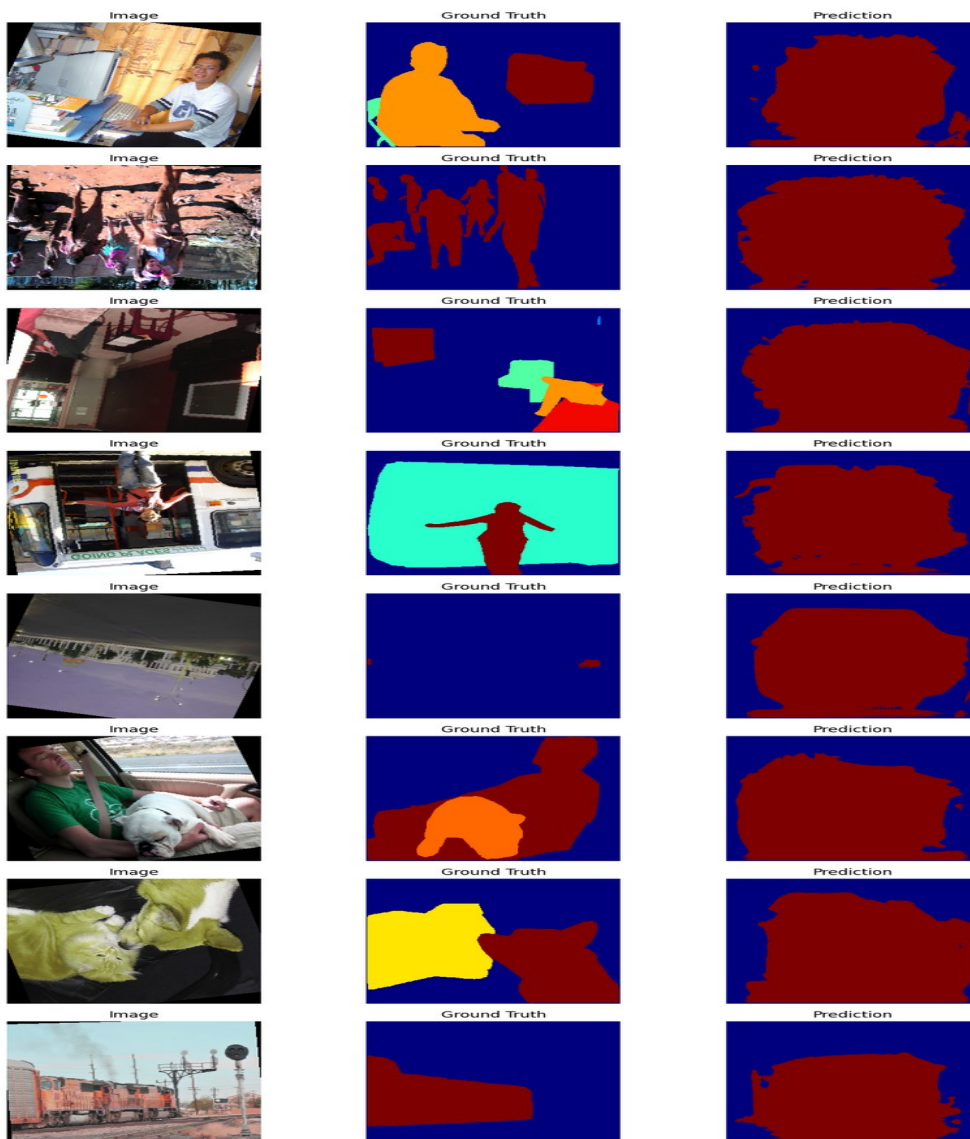
Epoch 5/9 | Train Loss: 3.0084, Val Loss: 3.4847 | Train Acc: 48.58, Val Acc: 26.00% | Val IoU: 0.0417

Epoch 6/9 | Train Loss: 2.9982, Val Loss: 3.4339 | Train Acc: 48.07, Val Acc: 49.01% | Val IoU: 0.0811

Epoch 7/9 | Train Loss: 2.9895, Val Loss: 3.4290 | Train Acc: 47.90, Val Acc: 52.14% | Val IoU: 0.0860

Epoch 8/9 | Train Loss: 2.9918, Val Loss: 3.4301 | Train Acc: 47.89, Val Acc: 48.34% | Val IoU: 0.0803

Epoch 9/9 | Train Loss: 2.9862, Val Loss: 3.4232 | Train Acc: 48.26, Val Acc: 44.03% | Val IoU: 0.0733



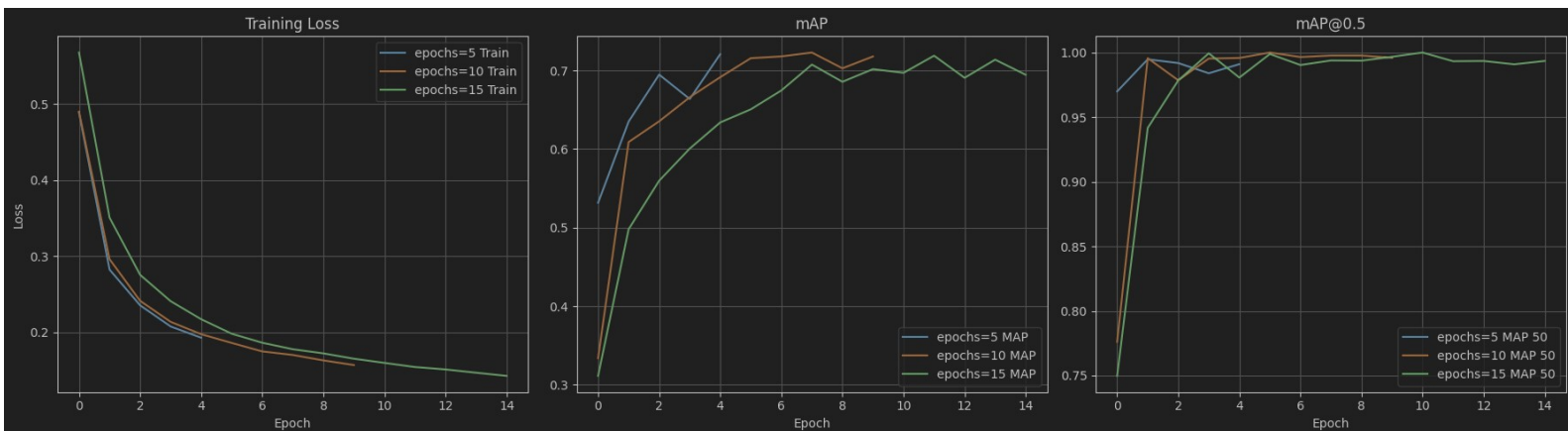
Σχόλιο:

Εδώ με τα βάρη στο background το μοντέλο παίρνει παραπάνω ρίσκο στο να βρίσκει αντικείμενα και αυτό φαίνεται, ωστόσο για τα προβλήματα που ανέλυσα πριν δεν μαθαίνει σωστά.

Άσκηση #4

Σε αυτή την άσκηση χρησιμοποίησα subset(300) για training και subset(50) validation λόγω του πολύ χρόνου που έπαιρναν τα πειράματα για να τρέξουν.

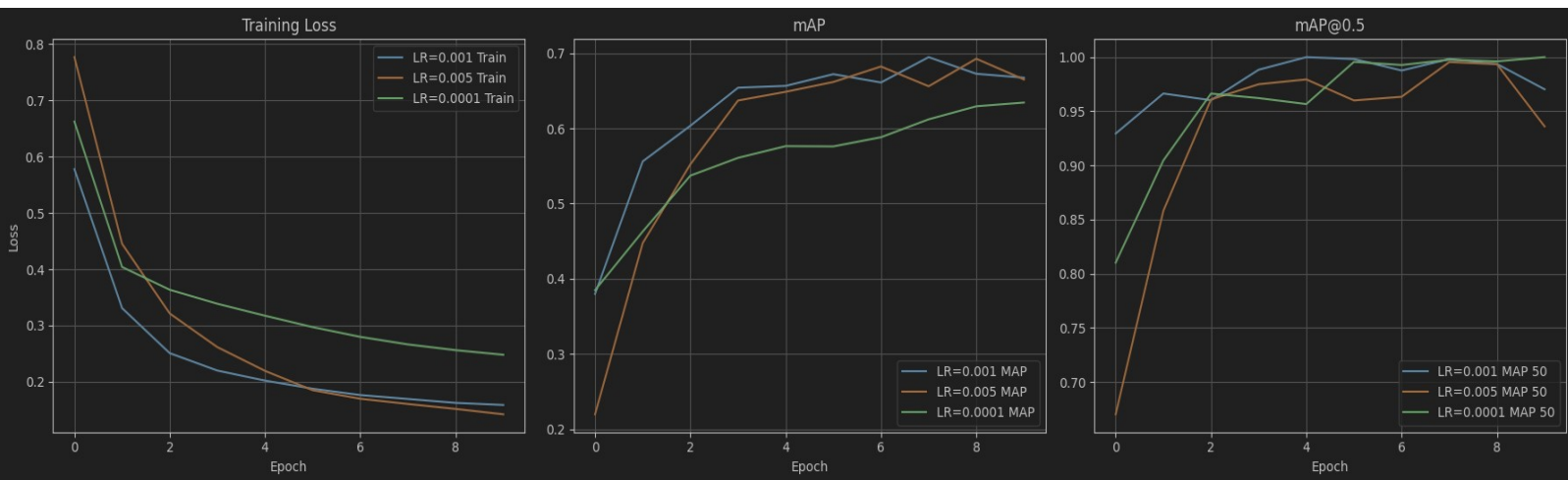
Για διαφορετικά **epochs**:



Σχόλιο:

Για τα διαφορετικά epochs πέρα από το **training_loss**, που έχει μία μικρή διαφορά, στα υπόλοιπα δεν υπάρχει κάποια βελτίωση. Αυτό σημαίνει ότι το μοντέλο μαθαίνει καλά το subset από την πρώτη epoch και τα επιπλέον epoch δεν μπορούν να βελτιώσουν πολύ περισσότερο το μοντέλο.

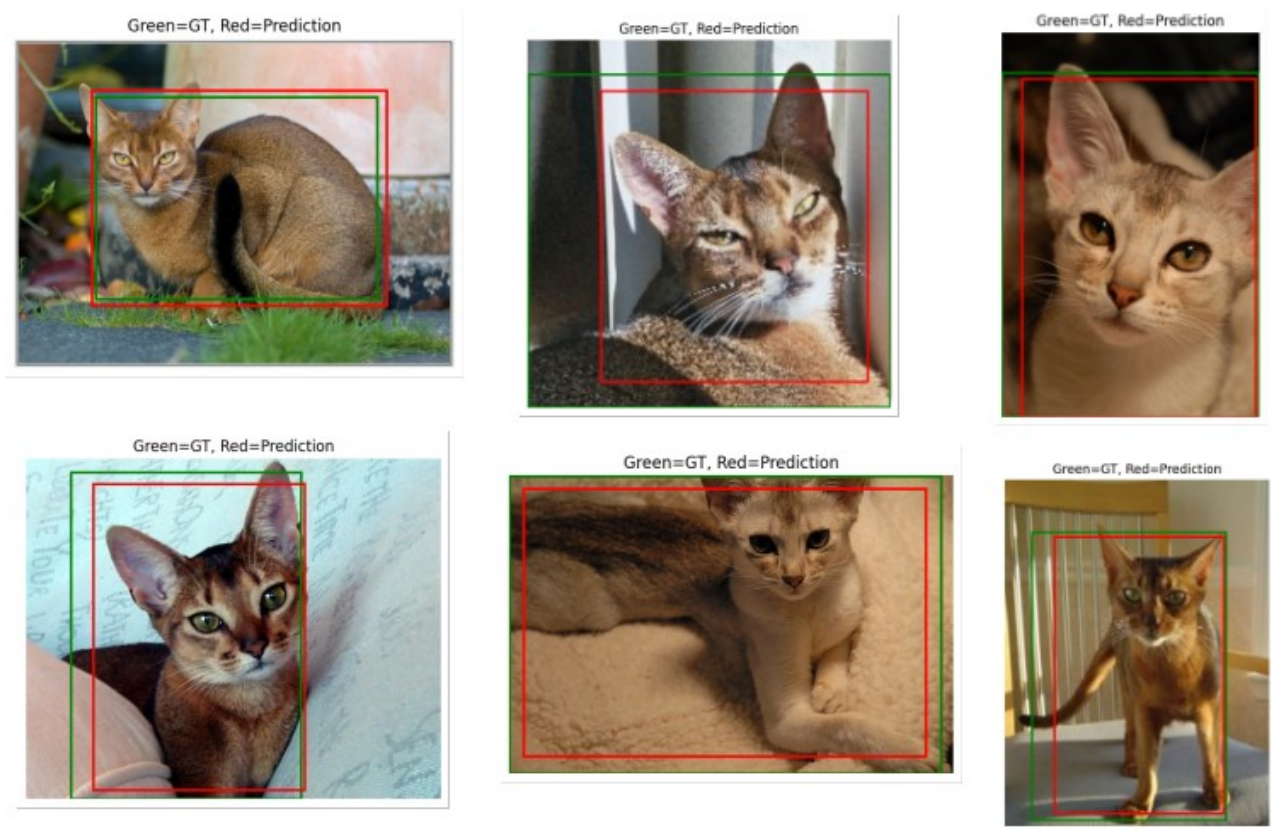
Για διαφορετικά **learning rate**:



Σχόλιο:

Για $\text{learning_rate}=0.001$ και $\text{learning_rate}=0.005$ τα αποτελέσματα έχουν σχεδόν το ίδιο αποτέλεσμα με την διαφορά να την κάνει $\text{learning_rate}=0.0001$ όπου έχει σαφώς χαμηλότερα αποτελέσματα. Αυτό πιθανότατα γίνεται επειδή το **MASK R-CNN** που χρησιμοποιώ χρησιμοποιεί pretrained βάρη και λόγω του μικρού learning rate επιβραδύνεται η προσαρμογή των clarification & masks heads. Για αυτό σε περιορισμένο αριθμό από epochs είναι κατώτερη επιλογή.

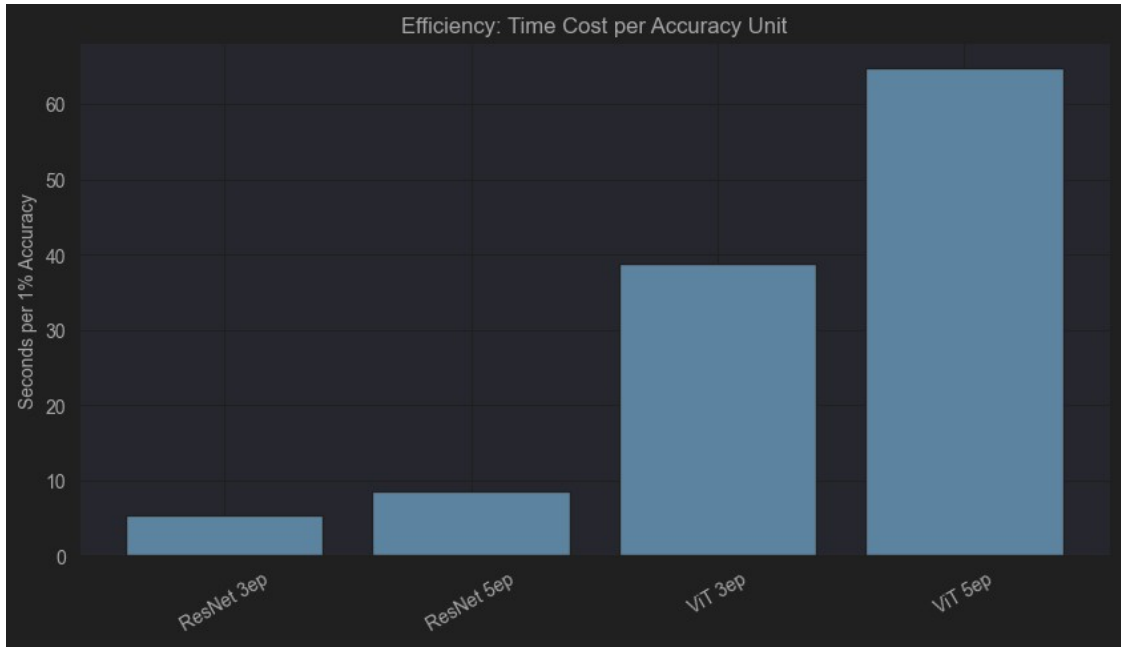
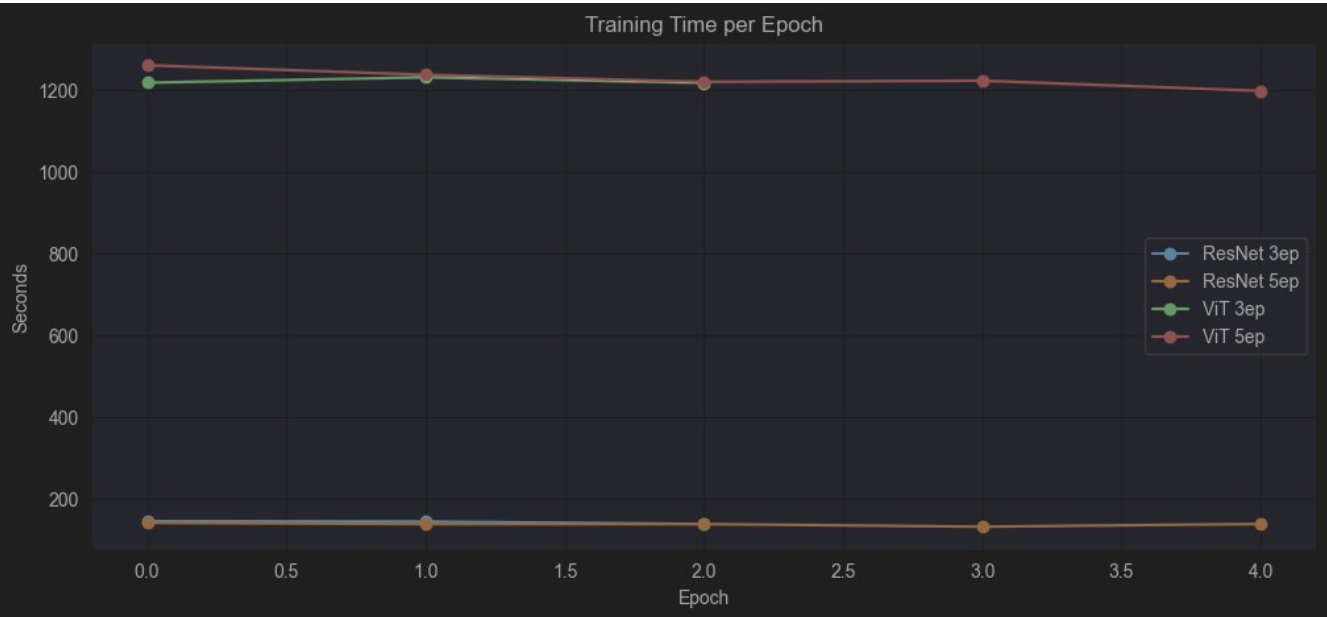
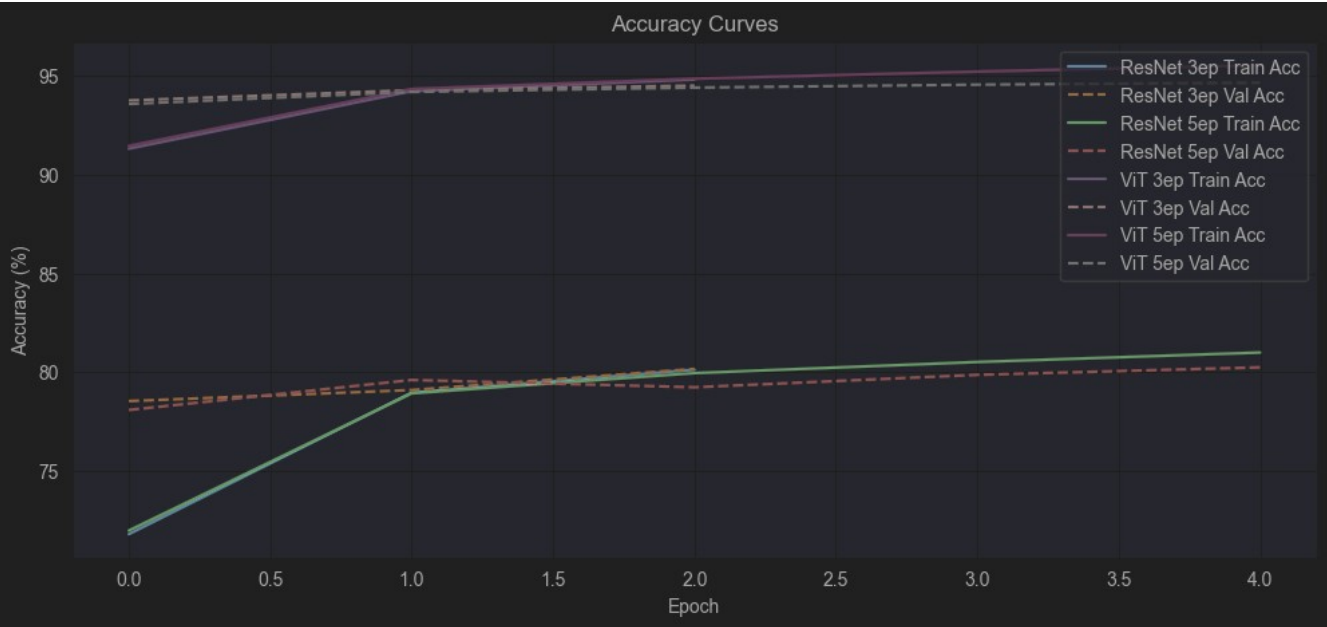
Αποτελέσματα για $\text{lr}=1\text{e-}3$ epochs=15:



Άσκηση #5

Για διαφορετικά epochs:



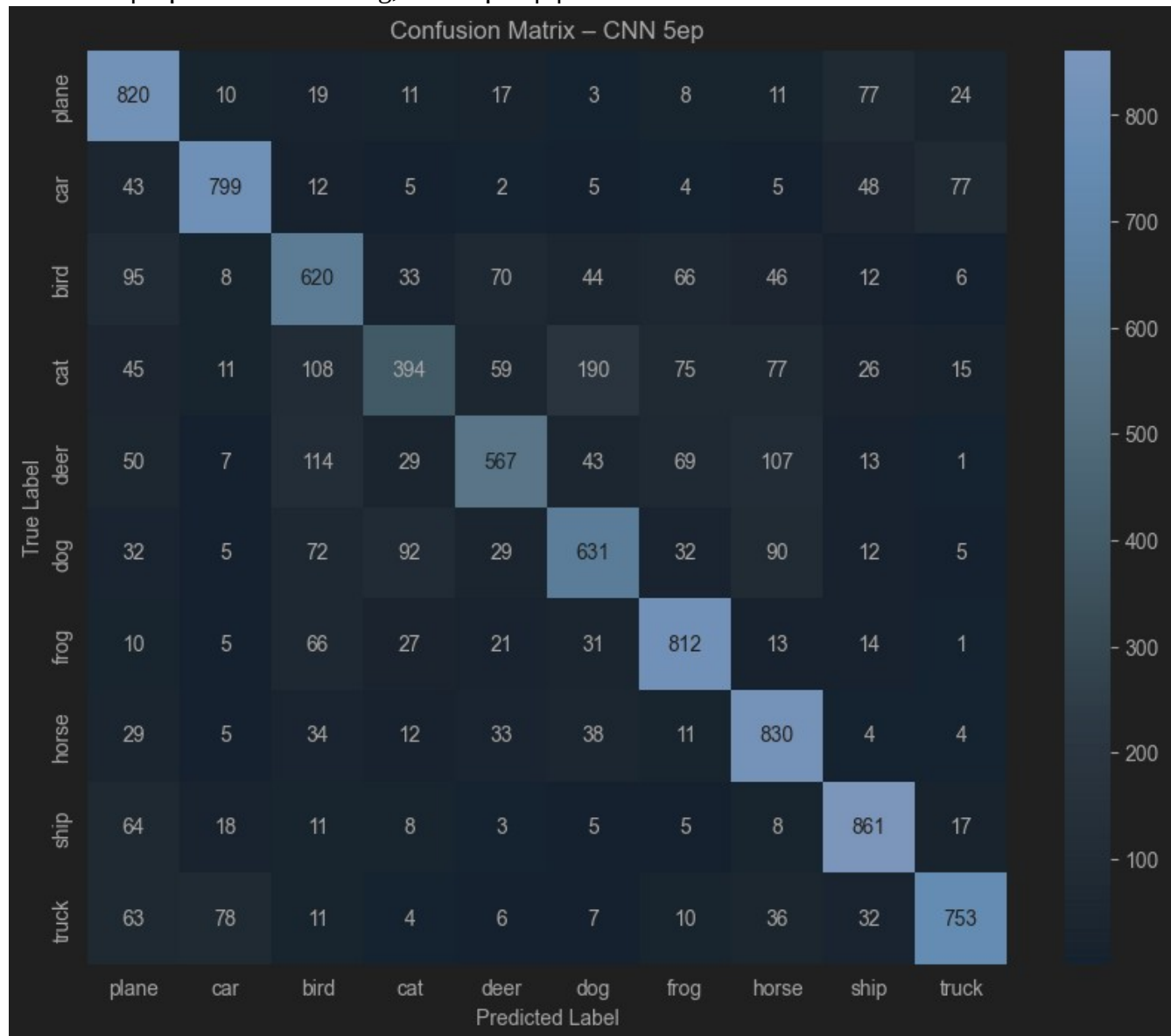


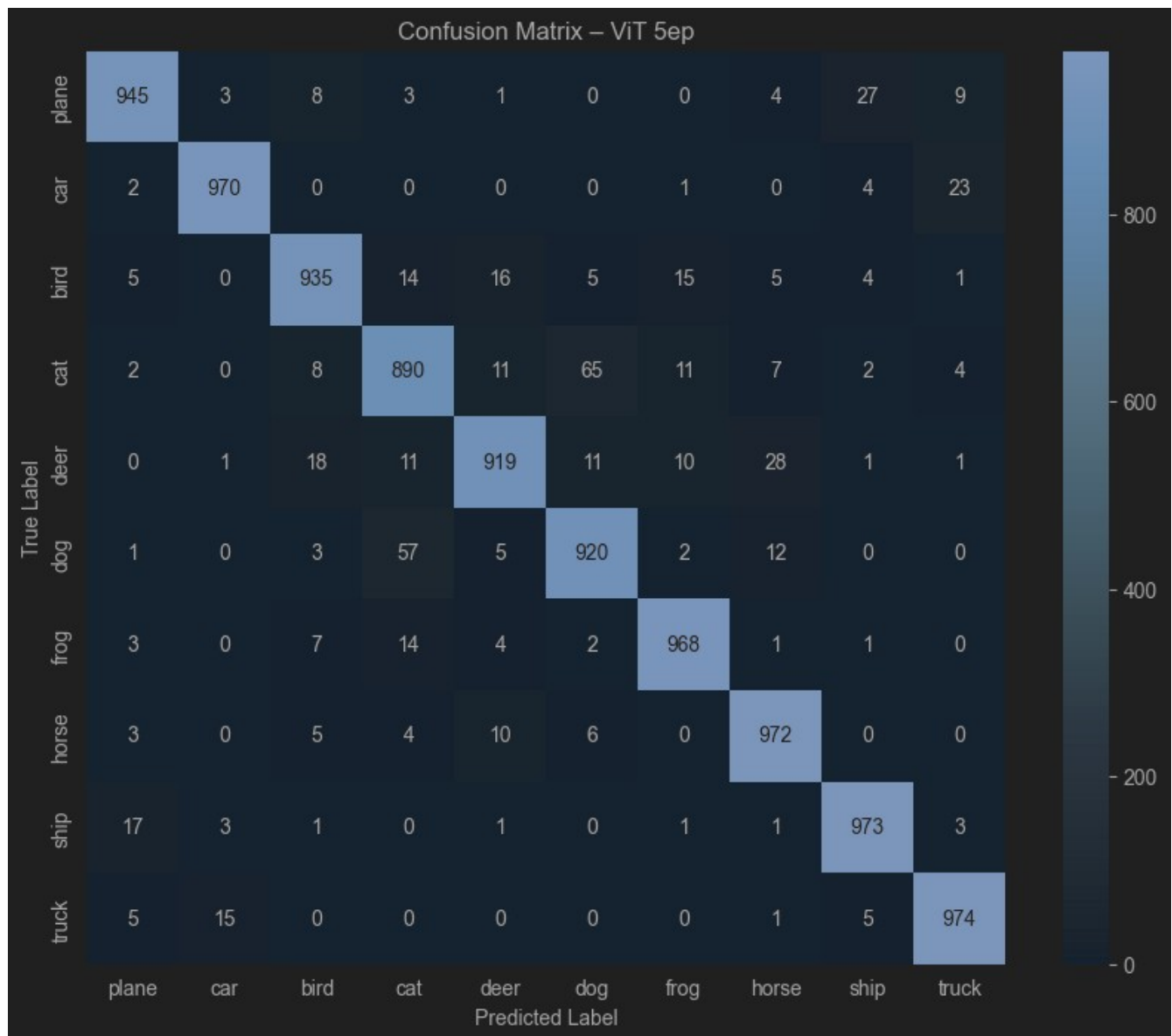
⌚ Efficiency Table:

ResNet 3ep	: 5.35 seconds per 1% accuracy
ResNet 5ep	: 8.60 seconds per 1% accuracy
ViT 3ep	: 38.77 seconds per 1% accuracy
ViT 5ep	: 64.81 seconds per 1% accuracy

Σχόλιο:

Στην 5η άσκηση χρησιμοποίησα pretrained μοντέλα σε ImageNet με frozen backbone με το τελευταίο τους layer να είναι το μόνο που μαθαίνει. Το συνελκτικό δίκτυο που χρησιμοποίησα είναι το ResNet και το δίκτυο μετασηματιστών είναι το ViT. Αυτό που παρατηρείται είναι ότι το ViT έχει σαφώς καλύτερη ακρίβεια ενώ ταυτόχρονα κάτι που παρατηρείται είναι ότι τα **accuracy** και τα **loss** δεν παρουσιάζουν ιδιαίτερη βελτίωση με τα αποτελέσματα μετά απο 3 και 5 epochs να σχεδόν ίδια με το 1ο. Αυτό συμβαίνει λόγω του ότι τα μοντέλα είναι pretrained και έχουν frozen backbone, έτσι ο linear header προσαρμόζεται από το πρώτο epoch σχεδόν εξ ολοκλήρου στα features και μετά δεν μπορεί να βελτιώσει παραπάνω λόγω του frozen backbone. Άρα τα features του ViT είναι πιο διακριτά linearly και καλύτερα για transfer learning, στο συγκεκριμένο dataset.





* Το CNN είναι ResNet, όχι CNN

Σχόλιο:

Αυτό που παρατηρείται στο confusion matrix και στα δύο μοντέλα είναι ότι οι πιο σύνηθες κλάσεις που μπερδεύονται είναι οι:

- σκύλος/γάτα
- ελάφι/άλογο
- αυτοκίνητο/φορτηγό
- αεροπλάνο/πουλί

Κατηγορίες που είναι φυσιολογικό να μπερδεύεται λόγω των ομοιοτήτων σε σχήματα και χαρακτηριστικά που έχουν.

Για διαφορετικά learning rate:

Για learning rate = $1e-3$:


```

Epoch 1/3 | Train Loss: 0.8966, Train Acc: 71.79% | Val Loss: 0.6475, Val Acc: 78.53%⌚ Time: 145.6s
Epoch 2/3 | Train Loss: 0.6209, Train Acc: 78.96% | Val Loss: 0.6059, Val Acc: 79.09%⌚ Time: 144.7s
Epoch 3/3 | Train Loss: 0.5833, Train Acc: 80.12% | Val Loss: 0.5848, Val Acc: 80.16%⌚ Time: 138.8s
Total training time for ResNet 3ep: 7.15 minutes

Epoch 1/3 | Train Loss: 0.3073, Train Acc: 91.31% | Val Loss: 0.1953, Val Acc: 93.76%⌚ Time: 1217.2s
Epoch 2/3 | Train Loss: 0.1760, Train Acc: 94.23% | Val Loss: 0.1741, Val Acc: 94.28%⌚ Time: 1230.3s
Epoch 3/3 | Train Loss: 0.1560, Train Acc: 94.82% | Val Loss: 0.1662, Val Acc: 94.51%⌚ Time: 1216.9s
Total training time for ViT 3ep: 61.07 minutes

```

Για learning rate = $4e-3$:

```

Epoch 1/3 | Train Loss: 1.2407, Train Acc: 63.96% | Val Loss: 0.8471, Val Acc: 75.17%⌚ Time: 136.8s
Epoch 2/3 | Train Loss: 0.7652, Train Acc: 76.29% | Val Loss: 0.7002, Val Acc: 77.55%⌚ Time: 146.7s
Epoch 3/3 | Train Loss: 0.6752, Train Acc: 78.22% | Val Loss: 0.6503, Val Acc: 78.56%⌚ Time: 146.8s
Total training time for ResNet 5ep (lr=1e-4): 7.17 minutes

Epoch 1/3 | Train Loss: 0.5406, Train Acc: 87.44% | Val Loss: 0.2631, Val Acc: 92.74%⌚ Time: 1259.9s
Epoch 2/3 | Train Loss: 0.2325, Train Acc: 92.93% | Val Loss: 0.2151, Val Acc: 93.38%⌚ Time: 1254.9s
Epoch 3/3 | Train Loss: 0.1995, Train Acc: 93.66% | Val Loss: 0.1957, Val Acc: 93.69%⌚ Time: 1252.8s
Total training time for ViT 5ep (lr=1e-4): 62.79 minutes

```

Σχόλιο:

Οι διαφορές στο **accuracy** και στο **loss** που παρατηρήθηκαν πριν παρατηρούνται μετά και την αλλαγή του learning rate που εμφανίζει ελαφρώς χειρότερα αποτελέσματα. Αυτό δείχνει ότι όντως τα συμπεράσματα για την ανωτερότητα του ViT που φάνηκαν και νωρίτερα ισχύουν και εδώ.

(Επειδή σε αυτήν την άσκηση υπάρχουν πολλά διαγράμματα τα έχω ανεβάσει και στο notebook στο [github repo](#))