2. Παρατηρήσεις και Αποτελέσματα

A. reduce

Έγιναν δοκιμές με διάφορες τιμές των υπερπαραμέτρων.

Αριθμός layers:

Δοκιμάστηκαν όλοι οι αριθμοί έως το 7 (για μεγαλύτερους αριθμούς η εκτέλεση σταματούσε κάποια στιγμή γιατι τελείωνε τη μνημη RAM).

Παρατηρήσαμε τα βέλτιστα αποτελέσματα για τον αριθμό 6, καθώς για να τρέξουμε το πρόγραμμα με 7 έπρεπε να μειωθούν αισθητά οι υπόλοιπες υπερπαραμέτροι.

Γενικά το loss μειωνόταν όσο αυξάνονταν τα layers.

• Μέγεθος filters:

Δοκιμάστηκαν διάφοροι αριθμοί.

Παρατηρήσαμε τα βέλτιστα αποτελέσματα για τον αριθμό 32.

Γενικά το loss μειωνόταν όσο αυξάνονταν το μέγεθος των filters μέχρι το 32, και μετά άρχισε να αυξάνεται το validation loss.

Αριθμός filters:

Δοκιμάστηκαν διάφοροι μικροί αριθμοί.

Παρατηρήσαμε τα βέλτιστα αποτελέσματα για τον αριθμό 7. Γενικώς μέχρι το 7 όσο αυξανόταν το πλήθος των filters τα αποτελέσματα βελτιωνόντουσαν, ενώ για αριθμούς >7, γινόταν overfitting.

• Αριθμός epochs:

Δοκιμάστηκαν διάφοροι αριθμοί έως το 100. Γενικώς η εναλλαγή του αριθμού των epochs δεν επηρέαζε σημαντικά τα αποτελέσματα. Όσο ο αριθμός αυτός αυξανόταν τα αποτελέσματα βελτιωνόντουσαν ελάχιστα. Τα βέλτιστα τα παρατηρήσαμε για 80. Μετά το 80 τα αποτελέσματα χειροτέρευαν ελάχιστα.

• Batch_size:

Δοκιμάστηκαν οι αριθμοί {64,128, 256, 512}.

Παρατηρήσαμε τα βέλτιστα αποτελέσματα για τον αριθμό 64.

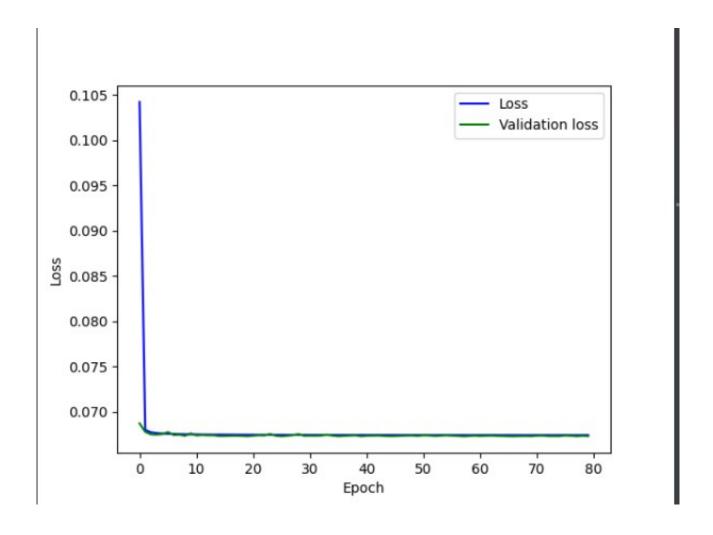
Γενικά όσο αυξάνεται το batch size παρατηρουμε μεγαλύτερη ταχύτητα στην εκτέλεση του προγράμματος αλλα παρουσιάζεται overfitting και αυξημένο loss.

Με τους αριθμούς 64 και 128 φαίνεται να μην υπαρχει overfitting και έχουμε σταθερά χαμηλά αποτελέσματα σε loss/validation loss.

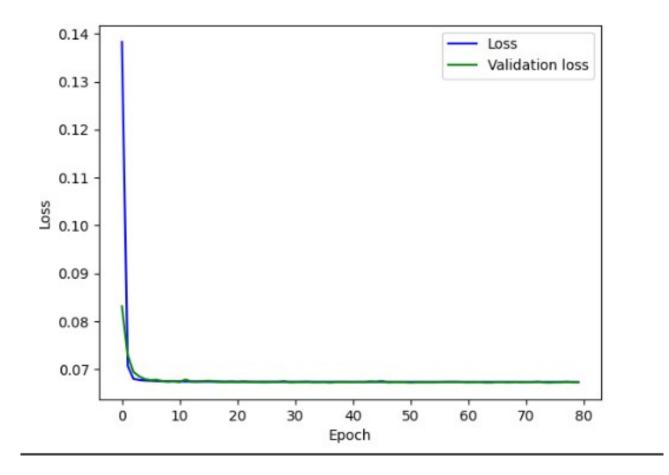
Latency:

Δοκιμάστηκαν διάφοροι αριθμοί στο [1,784] και παρατηρήθηκε το βέλτιστο αποτέλεσμα με διάσταση 5. Ξεκινήσαμε με την default τιμή (10). Κατεβαίνοντας μέχρι το 5 τα αποτελέσματα βελτιωνόντουσαν ένω τα πιο χαμηλά νούμερα έβγαζαν χειρότερα αποτελέσματα. Για τιμές μεγαλύτερες του 10 τα αποτελέσματα ποικίλουν. Δεν υπήρχε κάποια σταθερή βελτίωση ή μείωση, οπότε δεν μπορούσαμε να βγάλουμε κάποιο γενικευμένο συμπέρασμα.

Στη συνέχεια περιλαμβάνονται ενδεικτικά διαγράμματα απο τα πειράματα που εκτελέσαμε. Τα πρωτα διαγράμματα παρουσιάζουν τα καλύτερα αποτελέσματα που επιτεύχθηκαν.

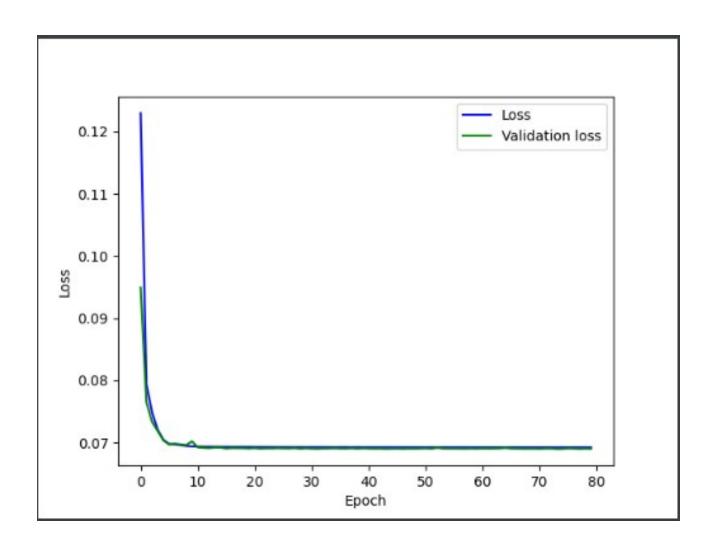


layer_num = 6 filter_size = 32 filter_num = 7 epochs = 80 batch_size = 64 latent_space = 5

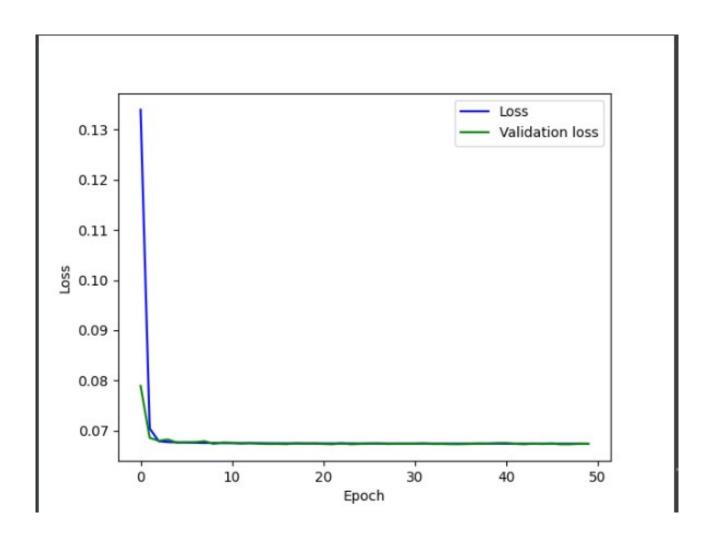


layer_num = 6 filter_size = 32 filter_num = 7 epochs = 80 batch_size = 128 latent_space = 10

Έδω παρατηρούμε το αποτέλεσμα των παραμέτρων που προαναφέρθηκαν. Απο τα πρώτα 5 εpoch βλέπουμε σταθερά βέλτιστα αποτελέσματα.



Η φωτογραφία αυτή δείχνει το αποτέλεσμα του προγράμματος με τις ίδιες υπερπαραμέτρους, είναι παρόμοιο με το βέλτιστο, αλλά εδώ βλέπουμε ότι στην αρχή το validation loss ήταν λιγο μεγαλύτερο.



Έδω παραθέτουμε ένα ακόμα βέλτιστο αποτέλεσμα με το χαμηλότερο validation loss που καταφέραμε να επιτύχουμε.

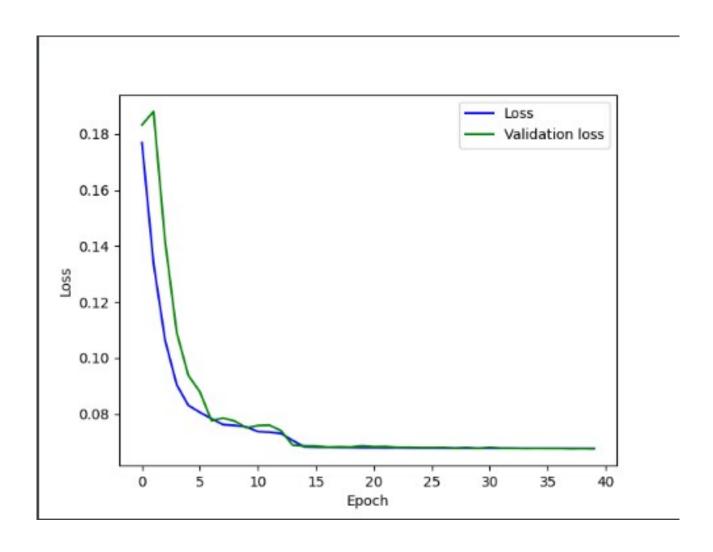
layer_num = 6

filter_size = 32

 $filter_num = 7$

epochs = 50

batch_size = 128



Σε αυτή τη φωτογραφία βλέπουμε την επιρροή του μεγαλύτερου batch size στο πρόγραμμα και το πόσο αυξάνεται το validation loss, αν και φαίνεται να σταθεροποιείται κατα τη διάρκεια του προγράμματος. Οι παράμετροι για αυτό το πείραμα ήταν:

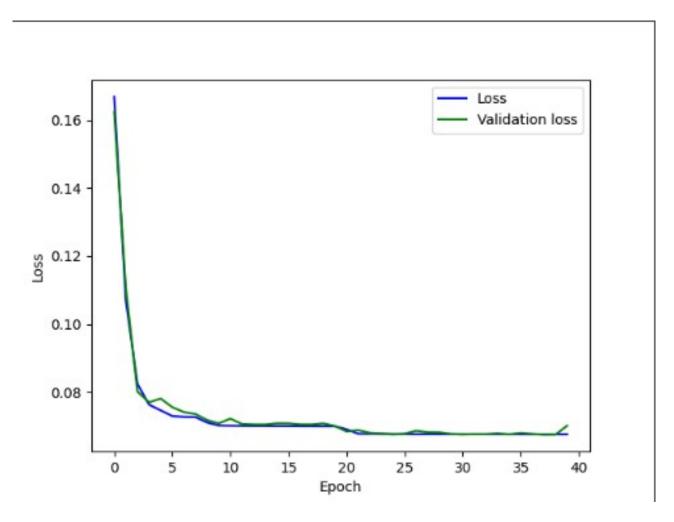
layer_num = 6

filter_size = 32

 $filter_num = 5$

epochs = 40

batch_size = 512



Ένα τελευταίο παράδειγμα με το batch size (=256) και τα αρνητικά αποτελέσματα που δημιουργεί.

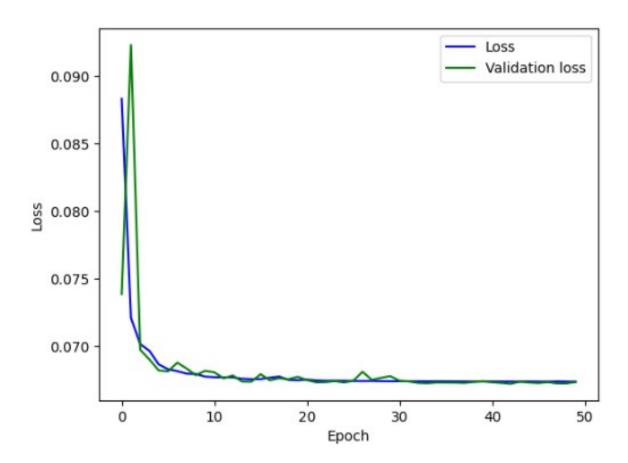
layer_num = 6 filter_size = 32

 $filter_num = 5$

epochs = 40

batch_size = 256

Στη συνέχεια θα παρουσιάσουμε λίγα διαγράμματα με την επιρροή του filter size.

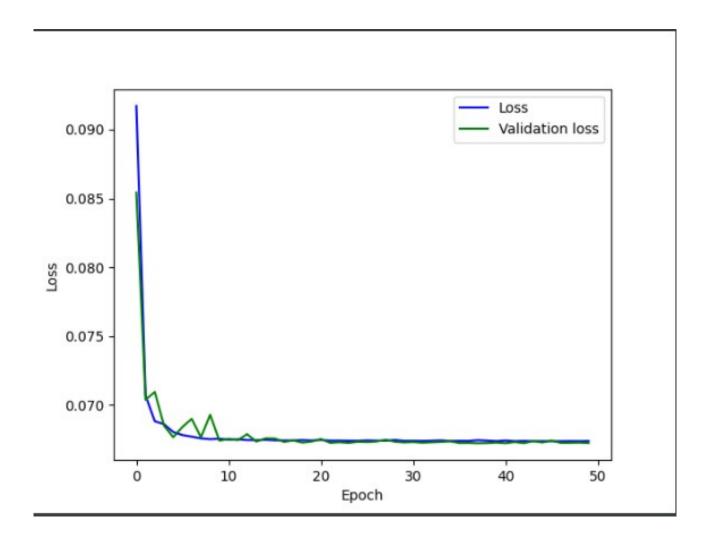


Οι παράμετροι που χρησιμοποιήθηκαν ήταν:

layer_num = 5 filter_size = 128 filter_num = 5 epochs = 50 batch_size = 128 latent_space = 10

Μειώθηκαν τα layers λόγω έλλειψης μνήμης ώστε να μπορέσουμε να δοκιμάσουμε μεγαλύτερο filter size. Παρατηρούμε ότι τα αποτελέσματα αλλοιώθηκαν με την μεγάλη αύξηση του filter_size.

Στη συνέχεια θα προσθεθούν δυο παραδείγματα με αυξημένο filter size (=64) σε συνδυασμό αυξησης του αριθμού των φίλτρων.



Παρατηρούμε οτι το τελικό validation loss φτάνει σε πολύ χαμηλές τιμές, όμως στα πρώτα epochs υπάρχει overfitting.

Οι παράμετροι που χρησιμοποιήθηκαν ήταν:

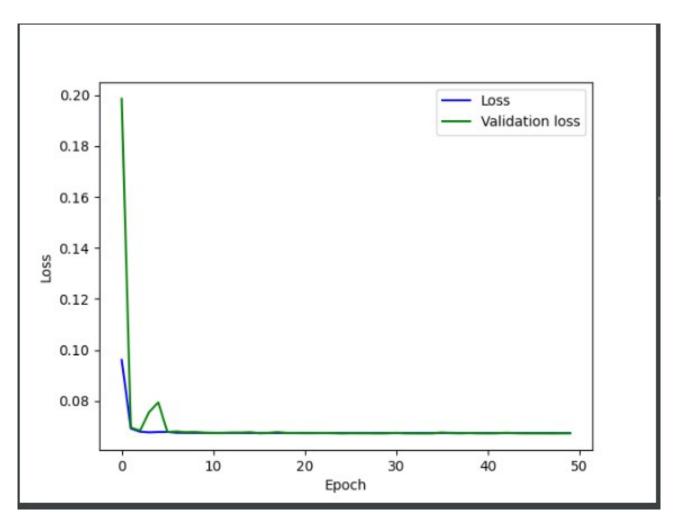
layer_num = 5

filter_size = 128

filter_num = 9

epochs = 50

batch_size = 128



Μειώνοντας το filter_size απο το προηγούμενο πείραμα παρατηρούμε ότι το overfitting μειώθηκε αλλά δεν εξαφανίσθηκε.

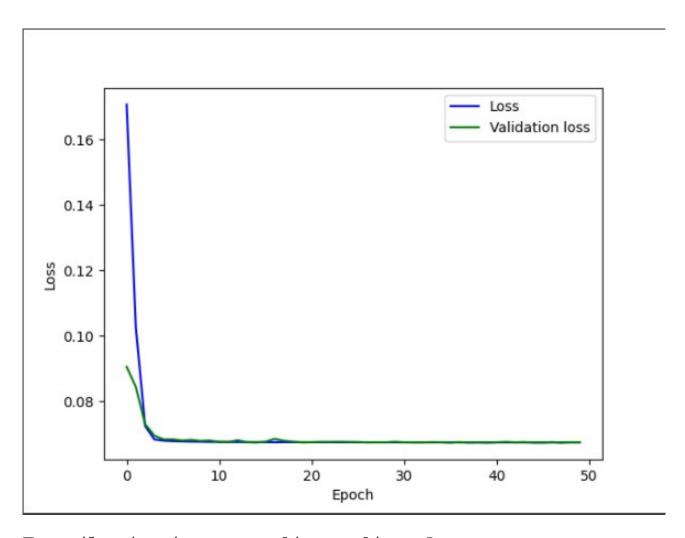
Οι παράμετροι που χρησιμοποιήθηκαν ήταν:

layer_num = 5 filter_size = 64

 $filter_num = 9$

epochs = 50

batch_size = 128



Παρουσιάζουμε ένα ακόμα απο τα παραδείγματα με διάσταση 5.

Οι παράμετροι που χρησιμοποιήθηκαν ήταν:

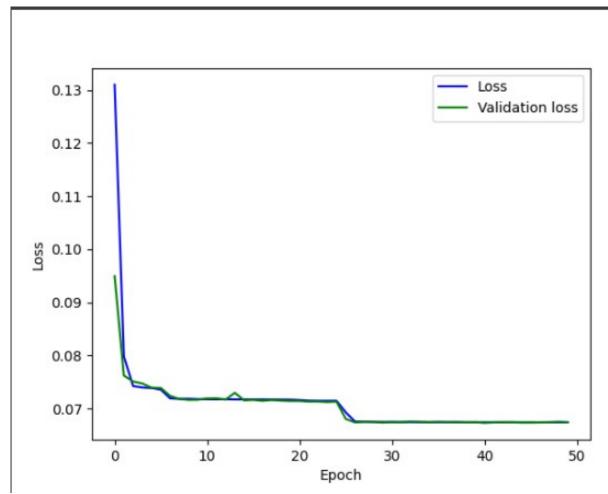
layer_num = 6

filter_size = 32

 $filter_num = 7$

epochs = 50

batch_size = 256



Παραθέτουμε ένα παράδειγμα με τον πειραματισμό στον αριθμό των διαστάσεων με όχι τόσο καλά αποτελέσματα.

Οι παράμετροι που χρησιμοποιήθηκαν ήταν:

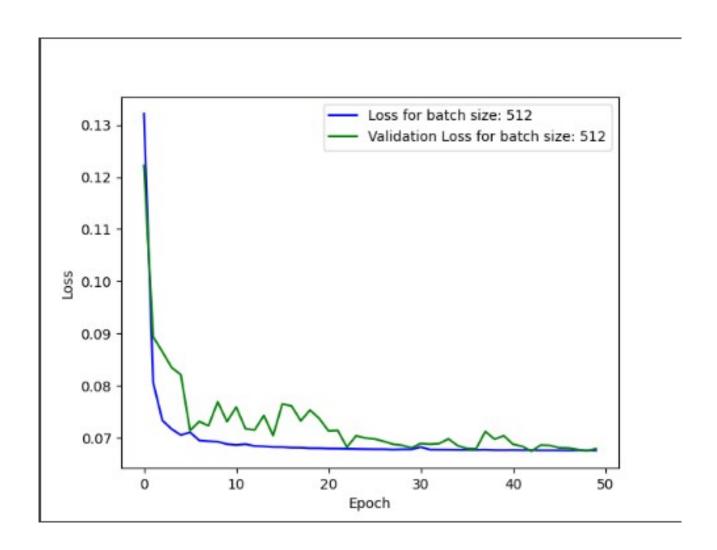
layer_num = 6

filter_size = 32

 $filter_num = 7$

epochs = 50

batch_size = 128



Τέλος θα παρουσίασουμε ένα απο τα αρχικά αποτελέσματα του προγράμματος πριν αντιμετωπιθεί το πρόβλημα του Overfitting, το οποίο διορθώθηκε με την χρήση των Dropout layers.

B. search

Ο χρόνος σε όλα τα πειράματα ήταν σημαντικά καλύτερος με τον reduced LSH από ότι με τον true.

To approximation factor, ήταν αρκετά μικρότερο στον reduced από ότι στον true για μικρές διαστάσεις, ενώ μετά από κάποια τιμή έγινε μεγαλύτερο.

Αποτελέσματα για latent_dim = 5:

tReduced: 0.000865 tLSH: 0.034855 tTrue: 0.162266

Approximation Factor LSH: 73.713203 Approximation Factor Reduced: 7.895600

Αποτελέσματα για latent_dim = 10:

tReduced: 0.001076 tLSH: 0.028861 tTrue: 0.141261

Approximation Factor LSH: 145.949997 Approximation Factor Reduced: 17.389999

Αποτελέσματα για latent_dim = 50:

tReduced: 0.004394 tLSH: 0.033670 tTrue: 0.158045

Approximation Factor LSH: 73.871002 Approximation Factor Reduced: 94.042801