2020-2021 Görüntü İşleme Projesi

Ad Soyad: Rahmi Cemre Ünal

Konu: Konvolüsyonel Sinir Ağı Tasarımı Tabanlı Sınıflandırma ve Öğrenme Aktarımı Tabanlı Görüntü Erişimi Uygulaması

Açıklama: Bu ödevde CINIC-10 verisetin üzerinde konvolüsyonel ağ tasarımı yapılacaktır. Bunun yanı sıra daha önce Imagenet verisetinde eğitilmiş VGG-16 ve Resnet-50 modellerinin öğrenme aktarımı(transfer learning) ile ilgili CINIC-10 ile yeniden sınıflandırılması ve bu modelden elde edilen öznitelik vektörü (feature vector) ile bir resme en çok benzeyen 5 adet resmi bulan bir sistem tasarlanacak ve gerçeklenecektir.

YÖNTEM

Veri Okuma

CNN tabanlı bir model eğitimi için öncelikle verilerin uygun formata döüştürülmesi gerekiyor. Bunun için keras kütüphanesinin ImageDataGenerator fonksiyonu kullanıldı. İçerisine verilen rescale parametresi ile alınacak görüntüdeki her pixel değerinin 255'e bölünerek normalize edilmesi sağlandı.

from keras.preprocessing.image import ImageDataGenerator
datagen = ImageDataGenerator(rescale=1./255)

Verisetini okuyacak generator oluşturulduktan sonra uygun parametrelerle çalıştırıldı. İçerisine fotoğraf sınıflarınn bulunduğu path, hedeflenen sınıfların tipi (class_mode), alınacak fotoğrafların dönüştürüleceği boyut (target_size), ve verinin karışık olarak okunması için gerekli bilgi (shuffle) girildi.

train_it = datagen.flow_from_directory('train/', class_mode='categorica
l', target_size=(224, 224), shuffle=True)

Bu şekilde fotoğrafların pixel değerleri 255'e bölünmüş, karışık sırayla okunmuş ve boyutları (224,224)'e getirilmiş oldu.

Yukarıdaki kod parçası ile train için ayrılan veriler okundu. Aynı şekilde validation ve test için ayrılmış veriler de okundu.

Sıfırdan Model Oluşturma ve Eğitme ve Test etme

Model oluşturma ve eğitim işlemleri için keras kütüphanesi kullanıldı. Ödev dökümanındaki tabloda istenilen bir kombinasyon için örnek kod: (2 Katman - Her katman için 32 filtre - 5x5 filtre boyutlu - GlorotNormal - ReLu Aktivasyon - 0.2 Dropout Oranı - Adam Optimizasyon Algoritması)

*10 sınıflı bir tahmin yapılmak istendiği için modelin sonuna Fully connected Layer (Dense) eklendi.

```
from keras.models import Sequential from keras.layers import Conv2D, Flatten, Dense, Dropout
```

```
model = Sequential()
model.add(Conv2D(32, (5, 5), activation='relu', kernel_initializer='glo
rot_normal', input_shape=(224, 224, 3)))
model.add(Dropout(0.2))
model.add(Conv2D(32, (5, 5), activation='relu', kernel_initializer='glo
rot_normal'))
model.add(Dropout(0.2))
model.add(Flatten())
model.add(Dense(10, activation='softmax', kernel_initializer='glorot_no
rmal'))
model.compile(optimizer='adam', loss='categorical_crossentropy', metric
s=['accuracy'])
```

Modelin özeti:

Model: "sequential"		
Layer (type)	Output Shape	Param #
conv2d (Conv2D)	(None, 220, 220, 32)	2432
dropout (Dropout)	(None, 220, 220, 32)	0
conv2d_1 (Conv2D)	(None, 216, 216, 32)	25632
dropout_1 (Dropout)	(None, 216, 216, 32)	0
flatten (Flatten)	(None, 1492992)	0
dense (Dense)	(None, 10)	14929930
Total params: 14,957,994 Trainable params: 14,957,994 Non-trainable params: 0		

Model oluşturulduktan sonra model.fit fonksiyonuyla eğitim başlatıldı.

Test işlemi için model.evaluate fonksiyonu kullanıldı.

```
results = model.evaluate(test it, verbose=1)
```

Test işlemi için örnek çıktı: loss: 2.0308 - accuracy: 0.2933

Consufion Matrix için sklearn kütüphanesi kullanıldı.

Öncelikle gerçek etiketler ve tahmin edilen etiketler elde edildi.

```
probabilities = model.predict(test_it)
predicted_labels = [x.argmax() for x in probabilities]
y true = test it.classes
```

Daha sonrasında confusion matrix üretildi.

```
from sklearn.metrics import confusion_matrix
mat = confusion matrix(y true, predicted labels)
```

UYGULAMA

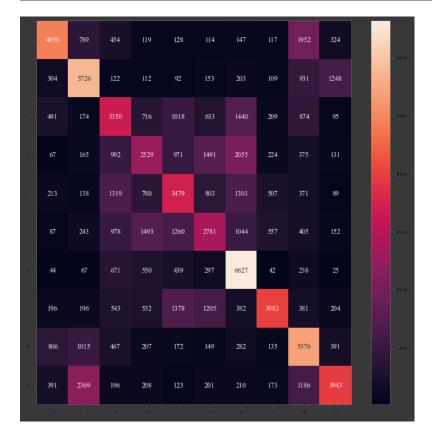
ISTENİLEN KOMBİNASYONLAR (ÖDEV DÖKÜMANINDAKİ TABLO SIRASI İLE)

1) 2 Katman Her katman için 32 filtre 3x3 filtre boyutlu GlorotNormal (xavier_normal_) ReLu Aktivasyon 0.2 Dropout Oranı Adam Optimizasyon Algoritması

loss: 1.4918 - accuracy: 0.4739

```
119
                              114
        789
              454
                         128
                                    147
                                          117 1952
[[4856
              122
                   112
                              153
                                          109
                                                931 12481
  304 5726
                   716 1018
  491
        174 3350
                              633 1440
                                          209
                                               874
                                                      951
        165
              992 2529
                        971 1491 2055
                                          224
                                                     131]
  213
        138 1319
                   780 3479
                              803 1301
                                               371
                                                      891
    87
        243
              978 1493 1260 2781 1044
                                                     152]
                        439
                              297 6627
                                               238
                                                      25]
    44
   196
        196
              543
                                    382 3983
                                                     204]
                         172
   806
              467
                              149
                                    282
                                          135 5376
                                                     391]
       2369
              196
                   208 123
                                    210
                                          173
                                              1186
                                                    394311
```

```
airplane. acc: 53.96% (ship ile karıştırılmış(1952 airplane, ship olarak tahmin edilmiş) automobile. acc: 63.62% (truck ile karıştırılmış) bird. acc: 37.22% (frog ile karıştırılmış) cat. acc: 28.10% (frog ile karıştırılmış) deer. acc: 38.66% (bird ve frog ile karıştırılmış) dog. acc: 30.90% (cat ile karıştırılmış) frog. acc: 73.63% (bird ile karıştırılmış) horse. acc: 44.26% (deer ile karıştırılmış) ship. acc: 59.73% (automobile ile karıştırılmış) truck. acc: 43.81% (automobile ile karıştırılmış)
```



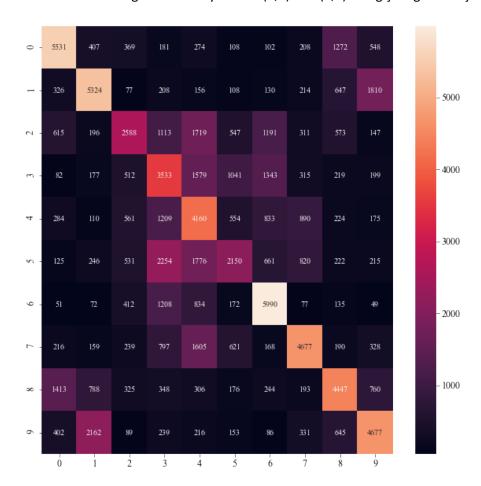
2) 2 Katman Her katman için 32 filtre 5x5 filtre boyutlu GlorotNormal (xavier_normal_) ReLu Ak tivasyon 0.2 Dropout Oranı Adam Optimizasyon Algoritması

loss: 1.4716 - accuracy: 0.4786

```
1272
        407
              369
                   181
                         274
                              108
                                    102
                                          208
                                                     5481
[[5531
  326 5324
                   208
                         156
                              108
                                    130
                                          214
                                               647 1810]
  615
        196 2588 1113 1719
                              547 1191
                                          311
                                                     147]
                                                     1991
              512 3533 1579 1041 1343
                                               219
        177
                                          315
  284
                                          890
                                                     175]
                                          820
                                                     215]
              412 1208
                         834
                              172 5990
                                               135
                                                      49]
  216
              239
                       1605
                              621
                                    168 4677
                                               190
                                                     328]
[1413
              325
                   348
                         306
                                    244
                                          193 4447
                                                     760]
             89 239 216 153
                                    86
                                         331 645 4677]
  402 2162
```

```
airplane. acc: 61.46%
automobile. acc: 59.16%
bird. acc: 28.76%
cat. acc: 39.26%
deer. acc: 46.22%
dog. acc: 23.89%
frog. acc: 66.56%
horse. acc: 51.97%
ship. acc: 49.41%
truck. acc: 51.97%
```

Bir önceki modele göre filtre boyutunun (3,3) den (5,5) e değişimi genel başarıyı etkilememiştir.



3) 2 Katman Her katman için 32 filtre 3x3 filtre boyutlu GlorotNormal (xavier_normal_) ReLu Ak tivasyon 0.7 Dropout Oranı Adam Optimizasyon Algoritması

Loss: 1.6329201459884644, Accuracy: 0.4105222225189209]

[[519	6 498	682	252	73	46	395	67	1673	118]	
[43	0 5668	172	323	80	75	519	128	1042	563]	
[46	2 137	2847	1282	323	185	2802	84	852	26]	
[6	1 129	617	3521	265	373	3574	85	338	37]	
[25	3 109	984	1942	1341	221	3271	321	525	33]	
[9	5 196	867	3072	518	994	2507	295	405	51]	
[5	0 46	418	704	92	81	7354	18	230	7]	
[28	4 212	536	1645	887	441	1411	3082	428	74]	
[146	6 685	482	464	95	52	800	86	4727	143]	
[69	2 3019	212	589	71	108	705	194	1193	2217]]	ı

```
airplane. acc: 57.73% automobile. acc: 62.98% bird. acc: 31.63% cat. acc: 39.12% deer. acc: 14.90% dog. acc: 11.04% frog. acc: 81.71% horse. acc: 34.24% ship. acc: 52.52% truck. acc: 24.63%
```

1. Modele göre Drop Out oranının 0.2 den 0.7 ye çıkarılması başarının düşmesine yol açmıştır. Burdan çıkarılabilecek sonuç, Drop out çok yüksekken öğrenilen bilgilerin çoğu unutulduğu için doğru bir eğitim sürecinin sağlanamadığıdır. Özellikle Deer ve Dog sınıflarının başarısı ciddi oranda düşmüştür. Frog sınıfının başarısı artmış ve 81% gibi yüksek bir oran ölçülmüştür fakat bunun sebebi, modelimizin çoğu tahminine frog demesidir. Diğer sınıflarda yanlış tahmin edilen örneklerin ciddi bir kısmı frog olarak tahmin edildiği için bu sonuç elde edilmiştir.



4) Katman Her katman için 32 filtre 3x3 filtre boyutlu GlorotNormal (xavier_normal_) ReLu Aktivasyon 0.2 Dropout Oranı Adam Optimizasyon Algoritması

```
loss: 1.4804 - accuracy: 0.4806
         678
                     264
                           128
                                 191
                                       294
                                             266
                                                 1535
                                                        6421
        5346
                     217
                                 156
                                       215
                                             253
                                                   461
                                                       2005]
                    1496
                                     2094
   262
         135
                           504
                                             417
                                                   613
                                                        158]
    22
         113
               598
                    3836
                           383
                               1199
                                             404
                                                        1971
          94
                                 764
                                     1886 1194
                                                   249
                                                        1611
                                                   188
                                                        1941
    33
         143
                                     1292
    10
          43
               346 1025
                           143
                                 176 7034
                                              84
                                                          52]
    74
         108
               318
                     848
                           526
                                 837
                                       423
                                           5447
                                                   155
                                                        264]
                     466
                                 208
                                             299 4865
   522
         784
               411
                           143
                                       514
                                                        788]
                                                  410 5199]
```

```
airplane. acc: 49.08% automobile. acc: 59.40% bird. acc: 28.62% cat. acc: 42.62% deer. acc: 21.79% dog. acc: 28.63% frog. acc: 78.16% horse. acc: 60.52% ship. acc: 54.06% truck. acc: 57.77%
```

Bu modelin 1. Modele göre tek farkı konvolüsyon katman sayısının 2'den 3'e çıkartılmış olmasıdır. Başarıda ufak bir artış gözlense de birbirine çok yakın sonuçlar elde edilmiştir. İlk model gibi frog sınıfınını başarısı yüksek çıkmıştır fakat yanlış yapılan tahminlerin de içeriğinde fazla sayıda frog geçmiştir.



5) 3 Katman Her katman için 32 filtre 5x5 filtre boyutlu GlorotNormal (xavier_normal_) ReLu Aktivasyon 0.2 Dropout Oranı Adam Optimizasyon Algoritması

```
loss: 2.0308 - accuracy: 0.2933
 [3099
         924 1159
                    115
                          311
                                     473
                                           497
                                               1472
                                                      8591
   324
        3818
              156
                    267
                          289
                                           414
                                                     2413
                         1056
                                    2302
             1180
                                                      2991
   388
                    881
                               982
                                           614
    94
              489
                   1290
                         1197
                               927
                                    3364
                                           682
                                                 278
                                                      2781
   319
                              1402
              440
                    843 1374
                                    2657
                                          1291
                                                 201
                                                      2021
   133
         623
                                           879
                                                      373]
         213
              201
                          880
                               807 5483
                                           287
                                                 141
                                                       94]
    37
   256
         496
              220
                    698 1422
                               602 1608
                                         3072
                                                 156
                                                      4701
 [1140
         839
              863
                    288
                          366
                               179
                                     946
                                           477 2912
                                                      990]
              135
                    265
airplane. acc: 34.43%
automobile. acc: 42.42%
bird. acc: 13.11%
cat. acc: 14.33%
dog. acc: 11.17%
frog. acc: 60.92%
ship. acc: 32.36%
truck. acc: 35.18%
```

En kötü sonuç veren bu model olmuştur. Bu derece bir başarıda düşüşün nedeninin (3x3) filtre boyutundan (5x5)'e geçilmesi olduğu gözlemlenmiştir. Automobile sınıfı çok yüksek oranla Truck sınıfı ile karıştırılmıştır. Model özellikle Bird, Cat, Deer, Dog sınıflarını öğrenememiştir. Ağırlıklı olarak Frog olarak tahmin vermeye yönelmiştir. Modellerin geneline baktığımızda Frog sınıfına ekstra bir yönelme mevcuttur.



6) 3 Katman Her katman için 32 filtre 3x3 filtre boyutlu GlorotNormal (xavier_normal_) ReLu Aktivasyon 0.7 Dropout Oranı Adam Optimizasyon Algoritması

```
loss: 1.7044 - accuracy: 0.3924
        1094
               570
                    262
                          244
                                            236
                                                1106
                                                       8491
        4773
                    262
                          136
                                 37 1397
                                            274
                                                  261
                                                      1728]
                         1242
   413
                                437
                                     2704
                                            329
                                                       1511
                                                  449
         128
                                533 3505
                                            292
                                                   87
                                                       2391
                          688
         123
               520 1424
                         2681
                                365 2392 1001
                                                  115
                                                       2081
                          992 1080 2652
                                                   89
    44
         146
                                                       233]
               281
                     718
                                134 6631
                                            223
                                                        51]
    69
         168
               146 1041
                          986
                                370 1618 4135
                                                   74
                                                       3931
 [1022 1068
               254
                    469
                          192
                                137 1328
                                            231 3288 1011]
                                                 256 4199]]
```

```
airplane. acc: 41.97% automobile. acc: 53.03% bird. acc: 17.19% cat. acc: 35.57% deer. acc: 29.79% dog. acc: 12.00% frog. acc: 73.68% horse. acc: 45.94% ship. acc: 36.53% truck. acc: 46.66%
```

4. model ile kıyasladığımızda sadece drop out oranının 0.2 den 0.7 ye çıkartıldığı ve başarının düştüğü gözlemlenmiştir. Bunun sebebinin daha öncede belirtildiği gibi drop out oranının yüksek olmasının, modelin gereğinden fazla bilgiyi unutması ve eğitim sürecinin sekteye uğraması olduğu düşünülmüştür. Ayrıca modellerin tekli sınıf başarıları incelendiğinde Dog sınıfının her modelde düşük olduğu görülmüştür. Bunun sebebi, yeterli kalitede Dog sınıfına ait veri olmaması olabilir.



Ödev Güncellenmeden Önce Denenen Kombinasyonlar

Ödev güncellemesinden sonraki 6 kombinasyon ve sonuçları yukarıda paylaşılmıştır. Aşağıdaki tabloda, ödev güncellenmeden önce denenen 12 kombinasyon belirtildiği sıralarıyla gösterilmiştr.

Paylaşılan sonuçların formatları:

ilk satır: [Loss, Accuracy]

Diğer kısımlar:

Confusion Matrix(rows= True Labels, columns = Predicted Labels)

10 sınıfa ait başarı oranları

Confusion Matrix görseli

DENENEN KOMBİNASYONLAR

Katman Sayısı	Katman Filtre Sayısı	Filtre Boyutu	Optimizer	Initializer	Activation
1 conv	32	(3,3)	SGD	'he_uniform'	Relu
2 conv	32	(3,3)	SGD	'he_uniform'	Relu
3 conv	32	(3,3)	SGD	'he_uniform'	Relu
3 conv	16	(3,3)	SGD	'he_uniform'	Relu
3 conv	32	(5,5)	SGD	'he_uniform'	Relu
3 conv	64	(5,5)	SGD	'he_uniform'	Relu
3 conv	64	(5,5)	SGD	'glorot_normal'	Relu
3 conv	32	(3,3)	Adam	'he_uniform'	Relu
2 conv	32	(3,3)	Adam	'he_uniform'	Sigmoid
2 conv	32	(3,3)	Adam	'he_uniform'	Relu
2 conv	32	(3,3)	RMSProp	'he_uniform'	Relu
6 conv	32	(3,3)	SGD	'he_uniform'	Relu

[1.6839308738708496, 0.37255555391311646]

[[425 130 107 33 145 38] 40] 13 [129 103 169 73 67 163 131 11 128 44 7] 10] 5] 15] 45] 5 8 5 30 89 169]

airplane. acc: 47.22% automobile. acc: 74.89%

bird. acc: 18.78% cat. acc: 25.33% deer. acc: 3.22% dog. acc: 38.89% frog. acc: 36.44% horse. acc: 57.67% ship. acc: 51.33% truck. acc: 18.78%

2 conv 32 (3,3) SGD 'he uniform' Relu

[1.537338376045227, 0.441222220659256]

 [603
 37
 42
 1
 8
 16
 9
 16
 116
 52]

 [51
 503
 9
 9
 10
 26
 18
 56
 54
 164]

 [215
 36
 138
 26
 51
 200
 56
 38
 122
 18]

 [7
 28
 13
 195
 65
 381
 130
 31
 28
 22]

 [33
 30
 17
 63
 181
 303
 81
 145
 31
 16]

 [17
 6
 38
 77
 50
 512
 105
 41
 40
 14]

 [12
 34
 12
 80
 23
 286
 373
 20
 38
 22]

 [19
 51
 4
 49
 65
 148
 21
 506
 19
 18]

 [161
 61
 21
 11
 11
 21
 7
 32
 514
 61]

 [61
 235
 6
 16
 9
 12
 14
 25
 76
 446]]

airplane. acc: 67.00% automobile. acc: 55.89%

bird. acc: 15.33% cat. acc: 21.67% deer. acc: 20.11% dog. acc: 56.89% frog. acc: 41.44% horse. acc: 56.22% ship. acc: 57.11% truck. acc: 49.56%

0 -	603.0	37.0	42.0	1.0	8.0	16.0	9.0	16.0	116.0	52.0	- 6	00
~ 1 =	51.0	503.0	9.0	9.0	10.0	26.0	18.0	56.0	54.0	164.0	- 5	00
2	215.0	36.0	138.0	26.0	51.0	200.0	56.0	38.0	122.0	18.0		
<i>∾</i> 1 -	7.0	28.0	13.0	195.0	65.0	381.0	130.0	31.0	28.0	22.0	- 40	
4	33.0	30.0	17.0	63.0	181.0	303.0	81.0	145.0	31.0	16.0		00
₽ -	17.0	6.0	38.0	77.0	50.0	512.0	105.0	41.0	40.0	14.0		
9	12.0	34.0	12.0	80.0	23.0	286.0	373.0	20.0	38.0	22.0	- 21	00
F .	19.0	51.0	4.0	49.0	65.0	148.0	21.0	506.0	19.0	18.0		
00 -	161.0	61.0	21.0	11.0	11.0	21.0	7.0	32.0	514.0	61.0	- 10	00
o -	61.0	235.0	6.0	16.0	9.0	12.0	14.0	25.0	76.0	446.0		
	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9		

[1.6194067001342773, 0.4091111123561859]

[[3	316	85	61	4	6	1	10	15	389	13]
[16	674	5	9	6	2	23	38	114	13]
[25	56	148	69	90	30	70	48	361	3]
[0	62	11	324	149	55	155	94	48	2]
[5	53	14	183	215	37	104	235	50	4]
[6	28	34	265	141	92	138	102	90	4]
[53	18	128	70	37	451	50	91	1]
[8	59	5	76	69	21	29	574	53	6]
[24	79	9	12	6	5	11	21	725	8]
[15	496	3	12	8	0	11	13	179	163]]

airplane. acc: 35.11%

automobile. acc: 74.89% bird. acc: 16.44% cat. acc: 36.00% deer. acc: 23.89% dog. acc: 10.22% frog. acc: 50.11% horse. acc: 63.78% ship. acc: 80.56% truck. acc: 18.11 %

0 -	316.0	85.0	61.0	4.0	6.0	1.0	10.0	15.0	389.0	13.0	- 700
	16.0	674.0	5.0	9.0	6.0	2.0	23.0	38.0	114.0	13.0	- 600
2	25.0	56.0	148.0	69.0	90.0	30.0	70.0	48.0	361.0	3.0	
6A -	0.0	62.0	11.0	324.0	149.0	55.0	155.0	94.0	48.0	2.0	- 500
4	5.0	53.0	14.0	183.0	215.0	37.0	104.0	235.0	50.0	4.0	- 400
<u>.</u>	6.0	28.0	34.0	265.0	141.0	92.0	138.0	102.0	90.0	4.0	- 300
9	1.0	53.0	18.0	128.0	70.0	37.0	451.0	50.0	91.0	1.0	
<u>_</u>	8.0	59.0	5.0	76.0	69.0	21.0	29.0	574.0	53.0	6.0	- 200
DQ -	24.0	79.0	9.0	12.0	6.0	5.0	11.0	21.0	725.0	8.0	- 100
6	15.0	496.0	3.0	12.0	8.0	0.0	11.0	13.0	179.0	163.0	
	Ó	ĺ	2	3	4	5	6	7	8	9	0

[1.610318660736084, 0.3973333239555359]

[[515	34	218	9	8	17	11	17	14	57]
[48	446	39	18	10	35	30	55	16	203]
[86	26	461	39	27	141	41	43	17	19]
[11	31	72	140	96	294	150	75	3	28]
[29	27	76	72	150	265	109	144	3	25]
[25	27	128	60	55	390	132	70		12]
[14	22	61	37	44	290	383	32	6	11]
[23	45	46	36	76	125	27	467	6	49]
[258	55	295	10	11	26	9	20	135	81]
[62	214	23	13	13	24	16	30	16	489]]
				000					

airplane. acc: 57.22%

automobile. acc: 49.56% bird. acc: 51.22% cat. acc: 15.56% deer. acc: 16.67% dog. acc: 43.33% frog. acc: 42.56% horses acc: 51.80% horse. acc: 51.89% ship. acc: 15.00% truck. acc: 54.33 %

0 -	515.0	34.0	218.0	9.0	8.0	17.0	11.0	17.0	14.0	57.0	- 500
- 1 -	48.0	446.0	39.0	18.0	10.0	35.0	30.0	55.0	16.0	203.0	
~	86.0	26.0	461.0	39.0	27.0	141.0	41.0	43.0	17.0	19.0	- 400
en -	11.0	31.0	72.0	140.0	96.0	294.0	150.0	75.0	3.0	28.0	
4 -	29.0	27.0	76.0	72.0	150.0	265.0	109.0	144.0	3.0	25.0	- 300
₽ -	25.0	27.0	128.0	60.0	55.0	390.0	132.0	70.0	1.0	12.0	
9	14.0	22.0	61.0	37.0	44.0	290.0	383.0	32.0	6.0	11.0	- 200
<u>-</u>	23.0	45.0	46.0	36.0	76.0	125.0	27.0	467.0	6.0	49.0	
00 -	258.0	55.0	295.0	10.0	11.0	26.0	9.0	20.0	135.0	81.0	- 100
on -	62.0	214.0	23.0	13.0	13.0	24.0	16.0	30.0	16.0	489.0	
	Ö	1	2	3	4	5	6	7	8	9	

[1.908301830291748, 0.308555543422699]

[[610 50 49] 87 44 127] 1 56 26 86 351 40] 46] 37] 26] 66 73] 88] 6 92 316]]

airplane. acc: 67.78%
automobile. acc: 55.33%

bird. acc: 29.22% cat. acc: 24.11% deer. acc: 0.33% dog. acc: 0.00% frog. acc: 26.89% horse. acc: 36.11% ship. acc: 33.67% truck. acc: 35.11%

[1.6997907161712646, 0.35411110520362854]

[[522	2	47	4	10	0	9	74	181	51]
[47	16	11	11	8	0	36	188	66	517]
[151	2	118	51	51	6	150	159	179	33]
[6	1	22	82	34	5	447	243	22	38]
[14	0	30	40	67	1	273	423	23	29]
[5	1	57	73	57	7	412	231	40	17]
[8	1	23	42	30	3	564	166	29	34]
[14	1	5	6	15	1	98	719	13	28]
[138	1	40	15	7	2	16	98	485	98]
[58	2	10	15	9	0	22	108	69	607]

airplane. acc: 58.00%

automobile. acc: 1.78% bird. acc: 13.11% cat. acc: 9.11% deer. acc: 7.44% dog. acc: 0.78% frog. acc: 62.67% horse acc: 79.80%

horse. acc: 79.89% ship. acc: 53.89% truck. acc: 67.44%

0	522.0	2.0	47.0	4.0	10.0	0.0	9.0	74.0	181.0	51.0	- 700
-	47.0	16.0	11.0	11.0	8.0	0.0	36.0	188.0	66.0	517.0	- 600
2	151.0	2.0	118.0	51.0	51.0	6.0	150.0	159.0	179.0	33.0	
en -	6.0	1.0	22.0	82.0	34.0	5.0	447.0	243.0	22.0	38.0	- 500
₹.	14.0	0.0	30.0	40.0	67.0	1.0	273.0	423.0	23.0	29.0	- 400
r.	5.0	1.0	57.0	73.0	57.0	7.0	412.0	231.0	40.0	17.0	- 300
9	8.0	1.0	23.0	42.0	30.0	3.0	564.0	166.0	29.0	34.0	
-	14.0	1.0	5.0	6.0	15.0	1.0	98.0	719.0	13.0	28.0	- 200
00 -	138.0	1.0	40.0	15.0	7.0	2.0	16.0	98.0	485.0	98.0	- 100
o -	58.0	2.0	10.0	15.0	9.0	0.0	22.0	108.0	69.0	607.0	0
	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	U

3 conv 64 (5,5) SGD 'glorot_normal' Relu

[1.981859803199768, 0.2607777714729309]

[[354	10	85	17	10	4	31	105	139	145]
[19	133	60	71	19	38	171	234	44	111]
[172	13	159	72	24	11	270	87	73	19]
[8	4	21	92	22	10	633	106	3	1]
[15	3	22	58	22	2	564	189	13	12]
[32	14	50	68	26	9	599	85	8	9]
[8	8	16	37	28	7	709	79	4	4]
[8	4	6	45	19	3	403	394	11	7]
[177	12	130	46	32	7	39	141	235	81]
[17	88	52	52	19	21	76	263	72	240]]

airplane. acc: 39.33%

automobile. acc: 14.78% bird. acc: 17.67% cat. acc: 10.22% deer. acc: 2.44% dog. acc: 1.00% frog. acc: 78.78% horse. acc: 43.78ship. acc: 26.11% truck. acc: 26.67%

0	354.0	10.0	85.0	17.0	10.0	4.0	31.0	105.0	139.0	145.0	- 700
- 1 -	19.0	133.0	60.0	71.0	19.0	38.0	171.0	234.0	44.0	111.0	- 600
2	172.0	13.0	159.0	72.0	24.0	11.0	270.0	87.0	73.0	19.0	- 500
ന -	8.0	4.0	21.0	92.0	22.0	10.0	633.0	106.0	3.0	1.0	300
♥ :	15.0	3.0	22.0	58.0	22.0	2.0	564.0	189.0	13.0	12.0	- 400
<u>.</u>	32.0	14.0	50.0	68.0	26.0	9.0	599.0	85.0	8.0	9.0	- 300
9	8.0	8.0	16.0	37.0	28.0	7.0	709.0	79.0	4.0	4.0	
7	8.0	4.0	6.0	45.0	19.0	3.0	403.0	394.0	11.0	7.0	- 200
00 -	177.0	12.0	130.0	46.0	32.0	7.0	39.0	141.0	235.0	81.0	- 100
on -	17.0	88.0	52.0	52.0	19.0	21.0	76.0	263.0	72.0	240.0	
	Ō	1	2	3	4	5	6	7	8	9	

3 conv 32 (3,3) Adam 'he_uniform' Relu [4.423496723175049, 0.3422222137451172]

[[:	264	35		4	13	5	11	9	55	32]
[24	181	16	8	11	8	32	27	44	99]
[28	15	118	35	49	37	47	54	45	22]
[7	19	42	77	45	71	82	70	15	22]
[12	12	48	47	105	27	66	92	24	17]
[10	16	55	51	52	105	63	60	21	17]
[17	30	25	57	32	43	155	44	17	30]
[6	17	42	39	49	33	41	190	18	15]
[57	29	45	16	22	17	22	23	158	61]
[17	95	23	11	16	13	22	18	48	187]]
					C70					

airplane. acc: 58.67% automobile. acc: 40.22% bird. acc: 26.22% cat. acc: 17.11%

cat. acc: 17.11% deer. acc: 23.33% dog. acc: 23.33% frog. acc: 34.44% horse. acc: 42.22% ship. acc: 35.11% truck. acc: 41.56%

0 -	264.0	35.0	22.0	4.0	13.0	5.0	11.0	9.0	55.0	32.0		- 250
П -	24.0	181.0	16.0	8.0	11.0	8.0	32.0	27.0	44.0	99.0		
2	28.0	15.0	118.0	35.0	49.0	37.0	47.0	54.0	45.0	22.0		- 200
ი -	7.0	19.0	42.0	77.0	45.0	71.0	82.0	70.0	15.0	22.0		
4 -	12.0	12.0	48.0	47.0	105.0	27.0	66.0	92.0	24.0	17.0		- 150
5 -	10.0	16.0	55.0	51.0	52.0	105.0	63.0	60.0	21.0	17.0		
9 -	17.0	30.0	25.0	57.0	32.0	43.0	155.0	44.0	17.0	30.0		- 100
7	6.0	17.0	42.0	39.0	49.0	33.0	41.0	190.0	18.0	15.0		
∞ -	57.0	29.0	45.0	16.0	22.0	17.0	22.0	23.0	158.0	61.0		- 50
6 -	17.0	95.0	23.0	11.0	16.0	13.0	22.0	18.0	48.0	187.0		
,	Ó	ĺ	2	3	4	5	6	7	8	9		

2 conv 32 (3,3) Adam 'he_uniform' Sigmoid

[2.3953604698181152, 0.1742222160100937]

[[2	63	0	204	65	0	0	2	22	92]
[0	140	0	229	32	0	0	0	5	44]
[0	32	0	325	79	0	0	0	2	12]
[0	9	0	411	22	0	0	0	0	8]
[0	22	0	297	114	0	0	0	4	13]
[23	0	386	33	0	0	0	0	7]
[0	30	0	357	51	0	0	0		11]
[0	14	0	315	96	0	0	0	11	14]
[0	81	0	193	58	0	0	0	14	104]
[0	112	0	205	30	0	0	0	0	103]]

airplane. acc: 0.44% automobile. acc: 31.11%

bird. acc: 0.00% cat. acc: 91.33% deer. acc: 25.33% dog. acc: 0.00%

deer. acc: 25.33% dog. acc: 0.00% frog. acc: 0.00% horse. acc: 0.00% ship. acc: 3.11% truck. acc: 22.89%

0 -	2.0	63.0	0.0	204.0	65.0	0.0	0.0	2.0	22.0	92.0	- 400
П-	0.0	140.0	0.0	229.0	32.0	0.0	0.0	0.0	5.0	44.0	- 350
2	0.0	32.0	0.0	325.0	79.0	0.0	0.0	0.0	2.0	12.0	- 300
ന -	0.0	9.0	0.0	411.0	22.0	0.0	0.0	0.0	0.0	8.0	- 250
4	0.0	22.0	0.0	297.0	114.0	0.0	0.0	0.0	4.0	13.0	
ω <	1.0	23.0	0.0	386.0	33.0	0.0	0.0	0.0	0.0	7.0	- 200
9 -	0.0	30.0	0.0	357.0	51.0	0.0	0.0	0.0	1.0	11.0	- 150
7	0.0	14.0	0.0	315.0	96.0	0.0	0.0	0.0	11.0	14.0	100
00 -	0.0	81.0	0.0	193.0	58.0	0.0	0.0	0.0	14.0	104.0	- 50
o -	0.0	112.0	0.0	205.0	30.0	0.0	0.0	0.0	0.0	103.0	- 0
	Ó	ĺ	2	3	4	5	6	7	8	9	

2 conv 32 (3,3) Adam 'he_uniform' Relu

[2.633061170578003, 0.3762222230434418]

[[2	212	32	29	4	36	15	7	7	74	34]
[16	197	5	16	28	26	10	21	51	80]
[19	14	131		50	65	15	43	65	17]
[3	12	18	134	65	128	24	53	6	7]
[2	8	29	77	153	72	12	80	13	4]
[13	33	83	37	185	36	45	13	4]
[4	19	14	76	46	123	85	38	17	28]
[2	16	23	36	82	68	11	198	9	5]
[37	31	47	5	23	26	7	25	205	44]
[15	91	8	15	23	25	6	16	58	193]]

airplane. acc: 47.11%

automobile. acc: 43.78% bird. acc: 29.11% cat. acc: 29.78% deer. acc: 34.00% dog. acc: 41.11% frog. acc: 18.89% horses acc: 14.00% horse. acc: 44.00% ship. acc: 45.56% truck. acc: 42.89 %

0	212.0	32.0	29.0	4.0	36.0	15.0	7.0	7.0	74.0	34.0	- 200
	16.0	197.0	5.0	16.0	28.0	26.0	10.0	21.0	51.0	80.0	- 175
2	19.0	14.0	131.0	31.0	50.0	65.0	15.0	43.0	65.0	17.0	- 150
M -	3.0	12.0	18.0	134.0	65.0	128.0	24.0	53.0	6.0	7.0	
₹ -	2.0	8.0	29.0	77.0	153.0	72.0	12.0	80.0	13.0	4.0	- 125
L)	1.0	13.0	33.0	83.0	37.0	185.0	36.0	45.0	13.0	4.0	- 100
9	4.0	19.0	14.0	76.0	46.0	123.0	85.0	38.0	17.0	28.0	- 75
<u>-</u>	2.0	16.0	23.0	36.0	82.0	68.0	11.0	198.0	9.0	5.0	- 50
00 -	37.0	31.0	47.0	5.0	23.0	26.0	7.0	25.0	205.0	44.0	- 25
o -	15.0	91.0	8.0	15.0	23.0	25.0	6.0	16.0	58.0	193.0	
	Ō	1	2	3	4	5	6	7	8	9	

[2.633061170578003, 0.3762222230434418]

[[2	219	35	77	2	15	3	4	5	71	191
			33					15		81]
[9	7	251	27	42	26		26	37	8]
[2	14	72	97	64	91	51	38	10	11]
[3	9	88	42	144	34	26	76	20	8]
[0	8	117	54	51	110	43	46	10	11]
[3	19	61	67	36	63	128	32	19	22]
[3	12	69	37	74	36	17	177	18	7]
[21	24	121	11	15	9	11	12	194	32]
[9	87	40	14	17	5	8	14	59	197]

airplane. acc: 48.67%

automobile. acc: 46.67% bird. acc: 55.78% cat. acc: 21.56% deer. acc: 32.00% dog. acc: 24.44% frog. acc: 28.44% horses acc: 39.33% horse. acc: 39.33% ship. acc: 43.11% truck. acc: 43.78⁸

0 -	219.0	35.0	77.0	2.0	15.0	3.0	4.0	5.0	71.0	19.0	- 250
⊢ 1 <	12.0	210.0	33.0	7.0	21.0	8.0	14.0	15.0	49.0	81.0	
2	9.0	7.0	251.0	27.0	42.0	26.0	17.0	26.0	37.0	8.0	- 200
ണ	2.0	14.0	72.0	97.0	64.0	91.0	51.0	38.0	10.0	11.0	150
4 -	3.0	9.0	88.0	42.0	144.0	34.0	26.0	76.0	20.0	8.0	- 150
₽0 -	0.0	8.0	117.0	54.0	51.0	110.0	43.0	46.0	10.0	11.0	- 100
(0 -	3.0	19.0	61.0	67.0	36.0	63.0	128.0	32.0	19.0	22.0	100
F -	3.0	12.0	69.0	37.0	74.0	36.0	17.0	177.0	18.0	7.0	- 50
<u>00</u> -	21.0	24.0	121.0	11.0	15.0	9.0	11.0	12.0	194.0	32.0	
on -	9.0	87.0	40.0	14.0	17.0	5.0	8.0	14.0	59.0	197.0	
	0	ĺ	2	3	4	5	6	7	8	9	 0

Best: 6 conv 32 (3,3) SGD 'he_uniform' Relu

[1.3697689771652222, 0.5089666843414307]

[[6443	404	423	104	32	85	61	191	1149	108]
[529	6815	99	151	14	102	86	190	594	420]
[790	185	4208	1092	309	718	606	531	519	42]
[206	213	981	4101	350	1446	724	615	311	53]
[365	118	1589	1364	1888	818	463	2026	322	47]
[242	244	1172	2108	367	2855	358	1249	343	62]
[81	146	975	1532	253	314	5345	150	186	18]
[356	206	439	506	246	597	87	6193	275	95]
[1373	775	423	211	55	124	131	200	5522	186]
[874	3923	143	154	27	112	85	326	919	2437]]

airplane. acc: 71.59%

automobile. acc: 75.72% bird. acc: 46.76% cat. acc: 45.57% deer. acc: 20.98% dog. acc: 31.72% frog. acc: 59.39% horse. acc: 68.81% ship. acc: 61.36% truck. acc: 27.08%

0 -	6443.0	404.0	423.0	104.0	32.0	85.0	61.0	191.0	1149.0	108.0		
- -	529.0	6815.0	99.0	151.0	14.0	102.0	86.0	190.0	594.0	420.0		- 6000
2	790.0	185.0	4208.0	1092.0	309.0	718.0	606.0	531.0	519.0	42.0		- 5000
87 -	206.0	213.0	981.0	4101.0	350.0	1446.0	724.0	615.0	311.0	53.0		
4 -	365.0	118.0	1589.0	1364.0	1888.0	818.0	463.0	2026.0	322.0	47.0		- 4000
٠.	242.0	244.0	1172.0	2108.0	367.0	2855.0	358.0	1249.0	343.0	62.0		- 3000
9 -	81.0	146.0	975.0	1532.0	253.0	314.0	5345.0	150.0	186.0	18.0		2000
7	356.0	206.0	439.0	506.0	246.0	597.0	87.0	6193.0	275.0	95.0		- 2000
00 -	1373.0	775.0	423.0	211.0	55.0	124.0	131.0	200.0	5522.0	186.0		- 1000
on -	874.0	3923.0	143.0	154.0	27.0	112.0	85.0	326.0	919.0	2437.0		
	Ó	1	2	3	4	5	6	7	8	9		

TRANSFER LEARNING

2-a) VGG Son katman eklendi eğitildi

[1.3608131408691406, 0.5107555389404297]

```
992 558]
[[5837 201 282 216 203 214 159
                                  338
[ 285 4071 54 230 105 314
                            151
                                  423
                                       330 30371
       52 2677 1128 1194 977 1759
[ 604
                                  323
                                       231
                                           55]
                                           217]
                                       106
           338 934 3697 1027
       44
                                       243
                                           1591
                                           246]
                                           341
       81 156 425 864 1091 132 5539 138 426]
[1190 364 230 528 361 283 269 485 4340 950]
           26 236 96 355 47 563 248 6356]]
```

airplane. acc: 64.86% automobile. acc: 45.23% bird. acc: 29.74%

bird. acc: 29.74% cat. acc: 43.42% deer. acc: 41.08% dog. acc: 38.36% frog. acc: 67.68% horse. acc: 61.54% ship. acc: 48.22% truck. acc: 70.62%

0 -	5837	201	282	216	203	214	159	338	992	558		- 6000
7	285	4071	54	230	105	314	151	423	330	3037		
2	604	52	2677	1128	1194	977	1759	323	231	55		- 5000
ന -	94	63	253	3908	865	1865	1254	375	106	217		- 4000
7	204	44	338	934	3697	1027	892	1462	243	159		
<u>د</u> ا -	112	78	245	1944	1101	3452	706	1021	95	246		- 3000
9	58	54	365	1059	441	765	6091	70	63	34		- 2000
T.	148	81	156	425	864	1091	132	5539	138	426		1000
00 -	1190	364	230	528	361	283	269	485	4340	950		- 1000
6	270	803	26	236	96	355	47	563	248	6356		
	Ö	1	2	3	4	5	6	7	8	9		

2-b) VGG Son katman eklendi 4 katman eğitildi

[1.116951584815979, 0.6105666756629944]

[[7221	111	380	37	117	32	14	150	776	162]
[523	6089	107	67	40	73	30	222	584	1265]
[587	41	5711	359	855	244	539	296	345	23]
[231	103	1253	3597	1063	1213	681	474	289	96]
[283	26	1103	413	4749	488	267	1283	334	54]
[249	122	1020	1437	1301	3057	330	1143	237	104]
[149	70	1203	591	619	260	5777	103	209	19]
[312	58	449	228	725	354	31	6487	221	135]
[]	1049	272	379	85	165	80	70	246	6370	284]
[541	1337	93	72	77	76	12	340	559	5893]]

airplane. acc: 80.23%

automobile. acc: 67.66% bird. acc: 63.46% cat. acc: 39.97% deer. acc: 52.77% dog. acc: 33.97% frog. acc: 64.19% horse. acc: 72.08% ship. acc: 70.78% truck. acc: 65.48%

0	7221.0	111.0	380.0	37.0	117.0	32.0	14.0	150.0	776.0	162.0		- 7000
П-	523.0	6089.0	107.0	67.0	40.0	73.0	30.0	222.0	584.0	1265.0		- 6000
~	587.0	41.0	5711.0	359.0	855.0	244.0	539.0	296.0	345.0	23.0	ı	
67 ·	231.0	103.0	1253.0	3597.0	1063.0	1213.0	681.0	474.0	289.0	96.0	ı	- 5000
4	283.0	26.0	1103.0	413.0	4749.0	488.0	267.0	1283.0	334.0	54.0		- 4000
₽ 0 -	249.0	122.0	1020.0	1437.0	1301.0	3057.0	330.0	1143.0	237.0	104.0		- 3000
9	149.0	70.0	1203.0	591.0	619.0	260.0	5777.0	103.0	209.0	19.0		
<u>-</u>	312.0	58.0	449.0	228.0	725.0	354.0	31.0	6487.0	221.0	135.0		- 2000
00 -	1049.0	272.0	379.0	85.0	165.0	80.0	70.0	246.0	6370.0	284.0		- 1000
on -	541.0	1337.0	93.0	72.0	77.0	76.0	12.0	340.0	559.0	5893.0		
	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9		

2-a) ResNet son katman eklendi eğitildi

[1.5943951606750488, 0.42052221298217773]

```
[[5210 536 1027
                   39 148
                             99 113 347 1160 321]
[ 566 4764
                                       426
                                            661 1434]
                            717 1438
                                            425
                                                  61]
                                       466
                                            183
                                                  197]
                            648 1083 1257
                                                 1561
                 868 1365 2398
                                 969 1286
                                            157
                                                 155]
                 479 618 292 5982
                                      118
                                                  26]
                 339 1264 914 268 4501
                                            212
[ 216
                                                 368]
                                                 7661
[508\ 2161\ 219\ 224\ 231\ 149\ 167\ 669\ 823\ 3849]\overline{]}
```

airplane. acc: 57.89%

automobile. acc: 52.93% bird. acc: 38.88% cat. acc: 14.77% deer. acc: 33.60% dog. acc: 26.64% frog. acc: 66.47% horse. acc: 50.01%ship. acc: 36.5_{7%} truck. acc: 42.77%

0	5210.0	536.0	1027.0	39.0	148.0	99.0	113.0	347.0	1160.0	321.0		
	566.0	4764.0	233.0	178.0	231.0	166.0	341.0	426.0	661.0	1434.0		- 5000
7	587.0	222.0	3499.0	495.0	1090.0	717.0	1438.0	466.0	425.0	61.0		
87 -	116.0	393.0	1274.0	1329.0	1293.0	1487.0	2168.0	560.0	183.0	197.0		- 4000
₹ -	274.0	275.0	1409.0	556.0	3024.0	648.0	1083.0	1257.0	318.0	156.0		- 3000
5	112.0	378.0	1312.0	868.0	1365.0	2398.0	969.0	1286.0	157.0	155.0		2000
9 -	91.0	280.0	1022.0	479.0	618.0	292.0	5982.0	118.0	92.0	26.0		- 2000
7	216.0	314.0	604.0	339.0	1264.0	914.0	268.0	4501.0	212.0	368.0		
DQ -	1834.0	866.0	798.0	199.0	353.0	106.0	361.0	426.0	3291.0	766.0		- 1000
on -	508.0	2161.0	219.0	224.0	231.0	149.0	167.0	669.0	823.0	3849.0		
	Ó	1	2	3	4	5	6	7	8	9		

2-b) ResNet son katman eklendi son 4 katman eğitildi

```
loss: 1.8503 - accuracy: 0.3162
                          79 118 196
375 111 422
[[2835 974 2051
                                            367
                                                 670 1233]
                                            429
                                                  394
                                                       124]
                                                        204]
        444 2275
                   981
                         548 2210 1122
                                            802
                                                  319
                                                        2021
        421 1797 867
                          456 2679 1018 1339
                                                  152
                                           129
                                                        651
       648 1067
                   608
                                                        690]
[ 930 1230 1790 207 272 145 445 315 2880 786]
[ 232 2979 522 333 450 177 169 658 877 2603]]
airplane. acc: 31.50%
```

automobile. acc: 49.94%

bird. acc: 38.32% cat. acc: 15.67% deer. acc: 6.09% dog. acc: 29.77% frog. acc: 51.37% horse. acc: 32.64% ship. acc: 32.00% truck. acc: 28.92%

0	2835.0	974.0	2051.0	47.0	79.0	118.0	196.0	255.0	1958.0	487.0		
	440.0	4495.0	542.0	345.0	375.0	111.0	422.0	367.0	670.0	1233.0		4000
2	269.0	369.0	3449.0	794.0	261.0	1300.0	1611.0	429.0	394.0	124.0	ı	
en -	63.0	472.0	1724.0	1410.0	435.0	2138.0	1790.0	591.0	173.0	204.0		3000
₹ -	97.0	414.0	2275.0	981.0	548.0	2210.0	1122.0	802.0	319.0	202.0		
W) -	64.0	421.0	1797.0	867.0	456.0	2679.0	1018.0	1339.0	152.0	207.0		2000
9	31.0	509.0	1260.0	1216.0	178.0	891.0	4623.0	129.0	98.0	65.0		
(F	105.0	648.0	1067.0	608.0	683.0	1733.0	300.0	2938.0	228.0	690.0		1000
oc _	930.0	1230.0	1790.0	207.0	272.0	145.0	445.0	315.0	2880.0	786.0		
6	232.0	2979.0	522.0	333.0	450.0	177.0	169.0	658.0	877.0	2603.0		
	0	l	2	3	4	5	6	7	8	9		

Yorum: Sıfırdan eğitilen toplam 18 modelin sonuçları karşılaştırıldığında, sadece tek bir parametre değiştirilip diğer parametreler sabit bırakıldığı durumlarda alınan en iyi sonuç, konvolüsyonel katman sayısının 6 olduğudu durumdadır. Ödev güncellendikten sonraki hali ile 1,2,3 sayılı konvolüsyonel katmana sahip modeller arasından en iyi sonuç veren 3 katmanlı modellerdir.

Yapılan denemeler değerlendirildiğinde en iyi sonuç veren parametre değerleri 3 konvolüsyon katmanı, 32 filtre sayısı, (3,3) filtre boyutu, GlorotNormal ya da he_uniform kernel initializer, Relu Aktivasyon fonksiyonu, 0.2 drop out oranı, Adam ve SGD optimizasyon algoritmalarıdır.

Drop out oranının yüksek seçilmesi, modelin fazla unutmasına yol açtığı için öğrenimdeki verimliliği düşürdüğü gözlemlenmiştir.

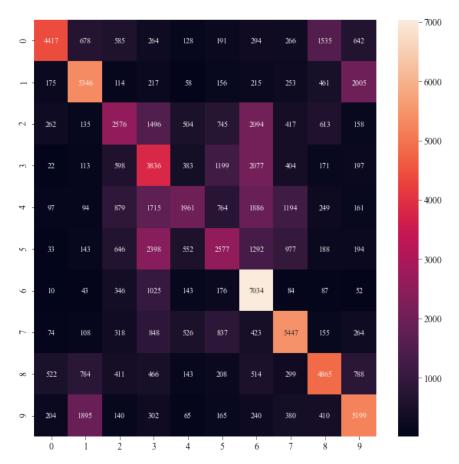
Kernel initializer olarak he uniform ve Glorot Normal, Optimizasyon Algoritması olarak Adam ve SGD birbirine yakın sonuçlar vermişlerdir.

En başarılı seçilen model: Katman Her katman için 32 filtre 3x3 filtre boyutlu GlorotNormal ReLu Aktivasyon 0.2 Dropout Oranı Adam Optimizasyon Algoritması

Confusion Matrix: Sıfırdan eğitilmiş en başarılı sonuç veren modele ait confusion matrix sonucu aşağıdaki şekilde görüldüğü gibidir.

class_names = ['airplane', 'automobile', 'bird', 'cat', 'deer', 'dog
', 'frog', 'horse', 'ship', 'truck']

Aşağıda gösterilen sonucu yorumlamak istersek örneğin Airplane en fazla ship ile karıştırılmıştır (1535 adet airplane, ship olarak tahmin edilmiş.) Sınıflara ait en fazla yanlış tahmin edilen sınıflar: (Airplane-Ship, Automobile-Truck, Bird-Frog, Cat-Frog, Deer-Frog, Dog-Cat, Frog-Cat, Horse-Cat, Ship-Automobile, Truck-Automobile)



Bu sonuçlara göre, Araba ve kamyon, kedi ve köpek, birbirlerine yakın görüntüler içeren sınıflar oldukları için tahmin sonuçları da bu yönde etkilenmiştir. Modellerin genelinde gözlenen bu gibi yanlış sınıflandırmaların, sınıfların birbirine benzerliği yüzünden olduğu düşünülmüştür.

Öğrenim aktarımı yöntemiyle eğitilmiş en başarılı model, son 4 katmanı eğitilmiş VGG16 modelidir.Bunun sebebinin VGG16 modelinin çok sayıda eğitilmiş ve ağırlıkları kaydedilmiş parametresinin olmasıdır. VGG16'nın kendi total parametre sayısı 138,357,544 iken ResNet50'nin 25,636,712'dir. Buna göre VGG16 modelinin daha önceden eğitilmiş parametre sayısı olarak bariz bir avantajı vardır. Ayrıca VGG modelleri arasında, son 1 katman yerine son 4 katman eğitime açıkken daha iyi sonuç alınmasının sebebi, VGG16 modelinin son katmanlarındaki fully connected layerların daha iyi öğrenebilmesi olduğu düşünülmüştür. Bu sayede orijinal ağırlıklar ve son 4 katmanın eğitilmesi sonucunda oluşan ağırlıklar kullanılarak en optimal model oluşturulmuş ve test edildiğinde 61% oranında başarı sağlanmıştır.

Öğrenim Aktarımı Modelinin Özniteliklerini Kullanarak Görüntü Erişiminin Gerçeklenmesi

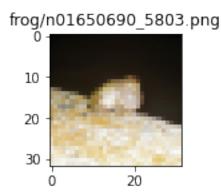
Öğrenim aktarımı yöntemiyle eğitilmiş 4 model için verisetindeki her fotoğrafın ayrı ayrı öznitelikleri çıkartılmıştır. 4 modele ait 4 ayrı öznitelik vektörü, 10 sınıf, her sınıfa ait 3 test, her teste ait en yakın 5 fotoğraf toplam 720 fotoğraf etmektedir. Bu yüzden yapılan testlerde en yüksek başarıyı veren, öğrenim aktarımı ile sadece son katmanı eğitilmiş VGG modelinden çıkartılmış öznitelikler kullanılmıştır.

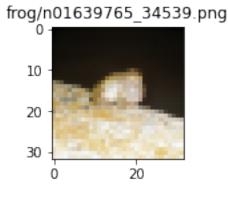
10 sınıf için her sınıfa ait 3 test fotoğrafı ile en yüksek benzerliğe sahip 5 fotoğraf bulunmuştur.

Toplam 30 test fotoğrafı için en benzer fotoğraflar gösterilmiştir.

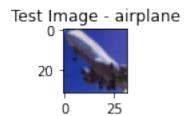
Bazı test fotoğrafları ile en yakın benzerliği bulunan fotoğrafın aynı olduğu gözlemlenmiştir. Bunun sebebi bazı fotoğrafların farklı isimlerle birden fazla kez veri setinde bulunmasıdır.

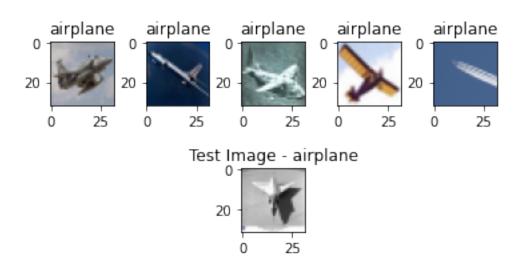
Örneğin:

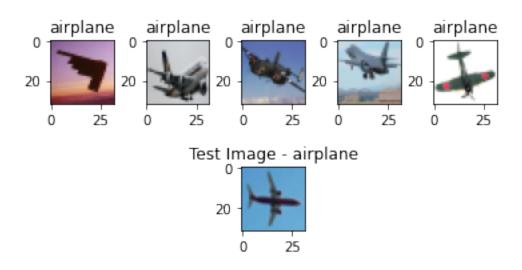


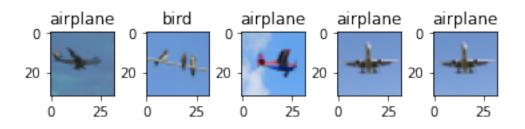


Testler:

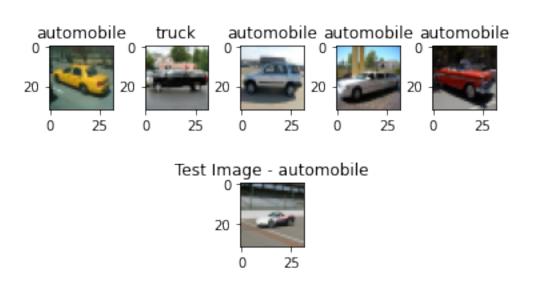


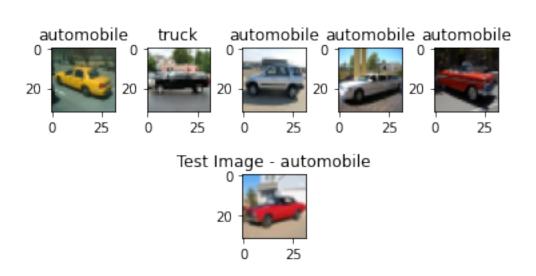


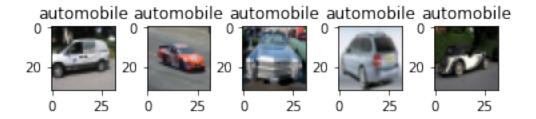




Test Image - automobile





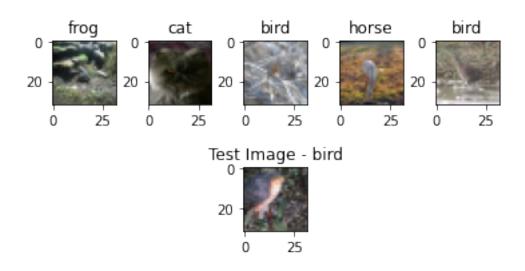


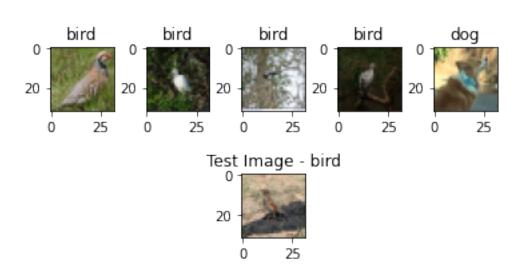
Test Image - bird

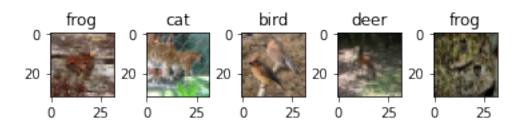
20

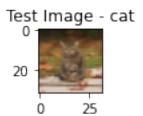
20

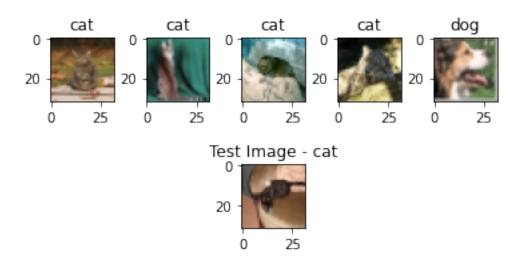
25

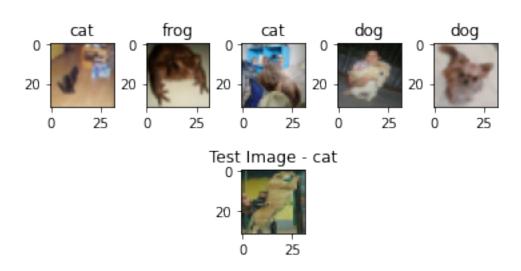


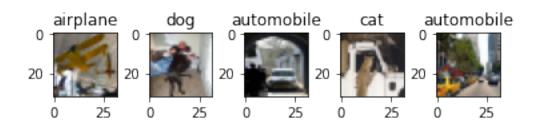




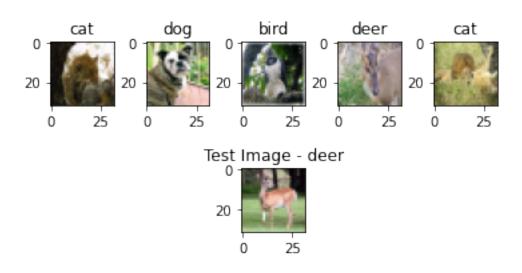


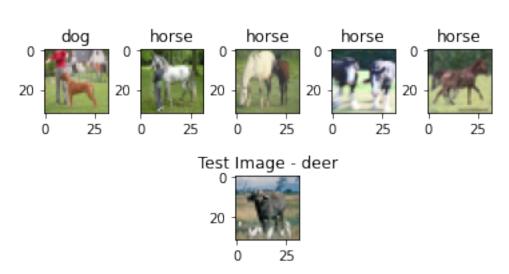






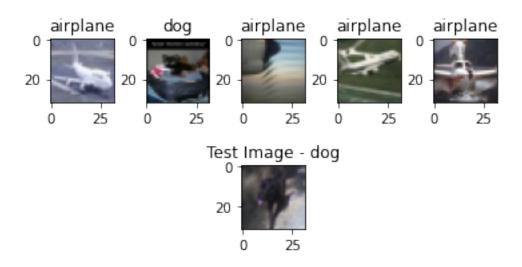
Test Image - deer

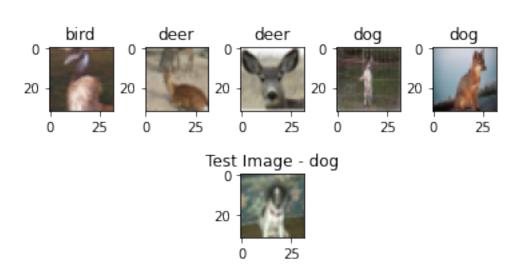


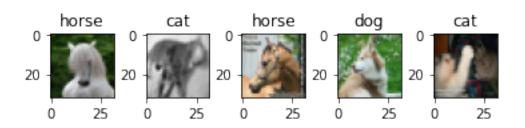




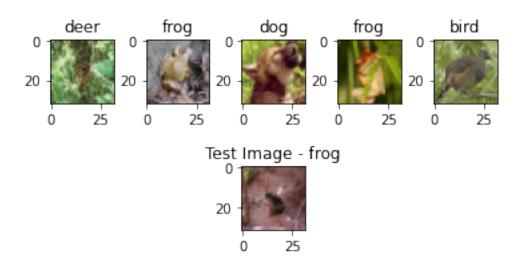


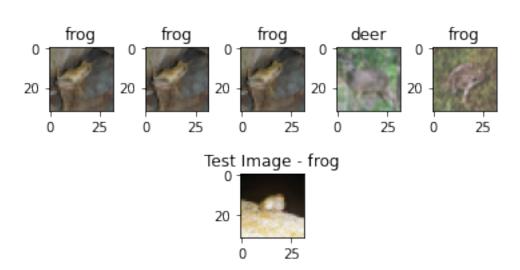


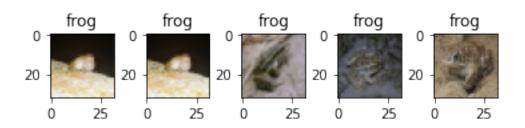




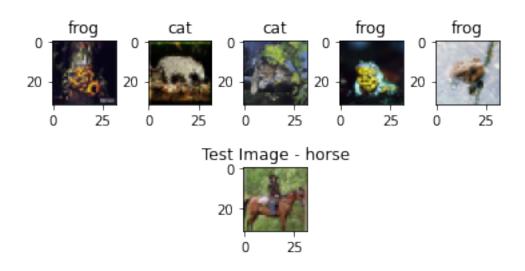
Test Image - frog

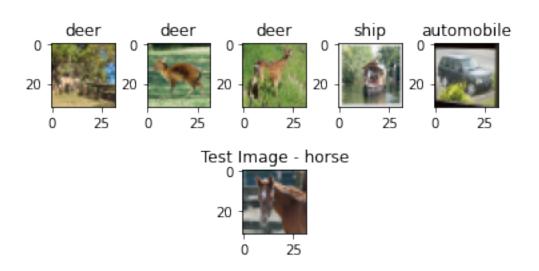






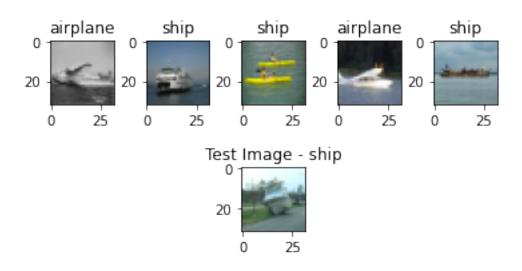
Test Image - horse

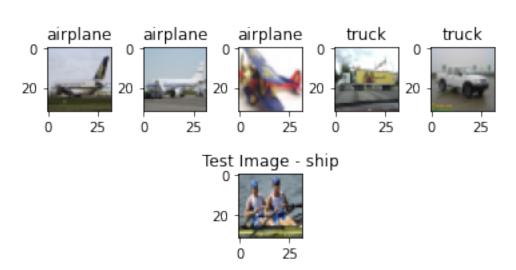








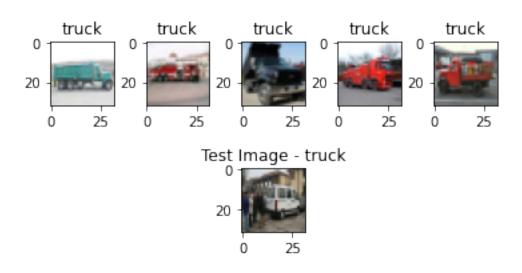


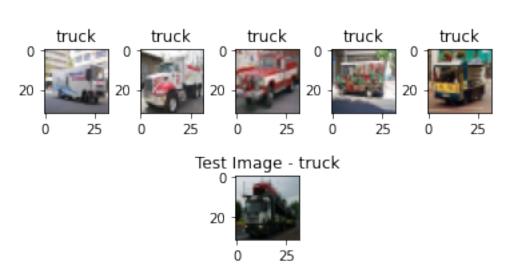


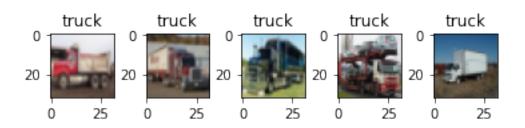


Test Image - truck

0
20
0
25







SONUÇ

Bu çalışma kapsamında konvolüsyonel sinir ağı yapısı, katmanların önemi ve kullanım şekilleri, hiper parametre analizi gibi konularda deneyim edindim. Ayrıca Öğrenim aktarımı methoduyla hazır bir modeli tekrar kendi verisetimizde nasıl eğitebileceğimizi öğrenme fırsatım oldu.

Yapılan denemelerde, eğitilen modellerden en kötü sonuç verenler (5x5) filtre boyutuna sahip modellerdi. Ayrıca drop out oranının yapılan bazı denemelerde 0.7 gibi yüksek bir değerde olması öğrenim performansını düşürerek başarısız sonuçlar alınmasına yol açtı. Genel olarak frog olarak yanlış tahmin edilen çok sayıda test gözlemlendi. Dog sınıfının başarısı diğer sınıflara göre aşağıda kaldı. Bunun sebebinin çok farklı şekil, pozisyon, durumda frog fotoğrafının verisetinde bulunması olabileceği düşünüldü. Dog sınıfının düşük başarı almasının sebebi ise, çok kötü kalitede dog fotoğraflarının bulunması ve bunun eğitiminde yüksek oranda gürültüye sebep olması olabilir.

Öğrenim aktarımı yönteminin avantajı olarak sayılabilecek hususların başında, halihazırda büyük veri setleriyle eğitilmiş ve yüksek başarı alınmış modelleri, kendi veri setimize uyarlayarak eskiden öğrendiği ağırlıkları kaybetmeden kullabilmemiz geliyor. Bunun en büyük avantajı, belki de bizim ulaşamayacağımız doğruluk oranını sağlayan ağırlıkların hazır olarak kullanılabilmesidir. Örneğin VGG16 modelinin sadece son 4 katmanını eğiterek, sıfırdan eğitilmiş bütün modellerden daha başarılı sonuçlar alınmıştır.

Bir dezavantaj olarak bahsedilmesi gereken kısım ise, modelin baş ve orta kısmına müdahele edemeyişimiz. Önceden eğitilmiş katmanların ağırlıklarını kullanmak istediğimiz için içerisinde çok bir değişiklik yapamıyoruz. Sadece son kısmına müdahele edebiliyoruz. Her model yapısı her iş için yüksek doğruluk oranı sağlama garantisi vermediği için işimize uygun olmayan bir model yapısı ile öğrenim aktarımı yöntemini uygulamak çok mantıklı olmayabilir. Zira ResNet50 modeli ile yapılan denemeler ile sıfırdan eğitilmiş modeller arasındaki başarı birbirine benzer şekilde ölçüldü. İlk katmanlarda ResNet50 ağırlıklarını kullanmamız, ekstra bir avantaj sağlayamadı.