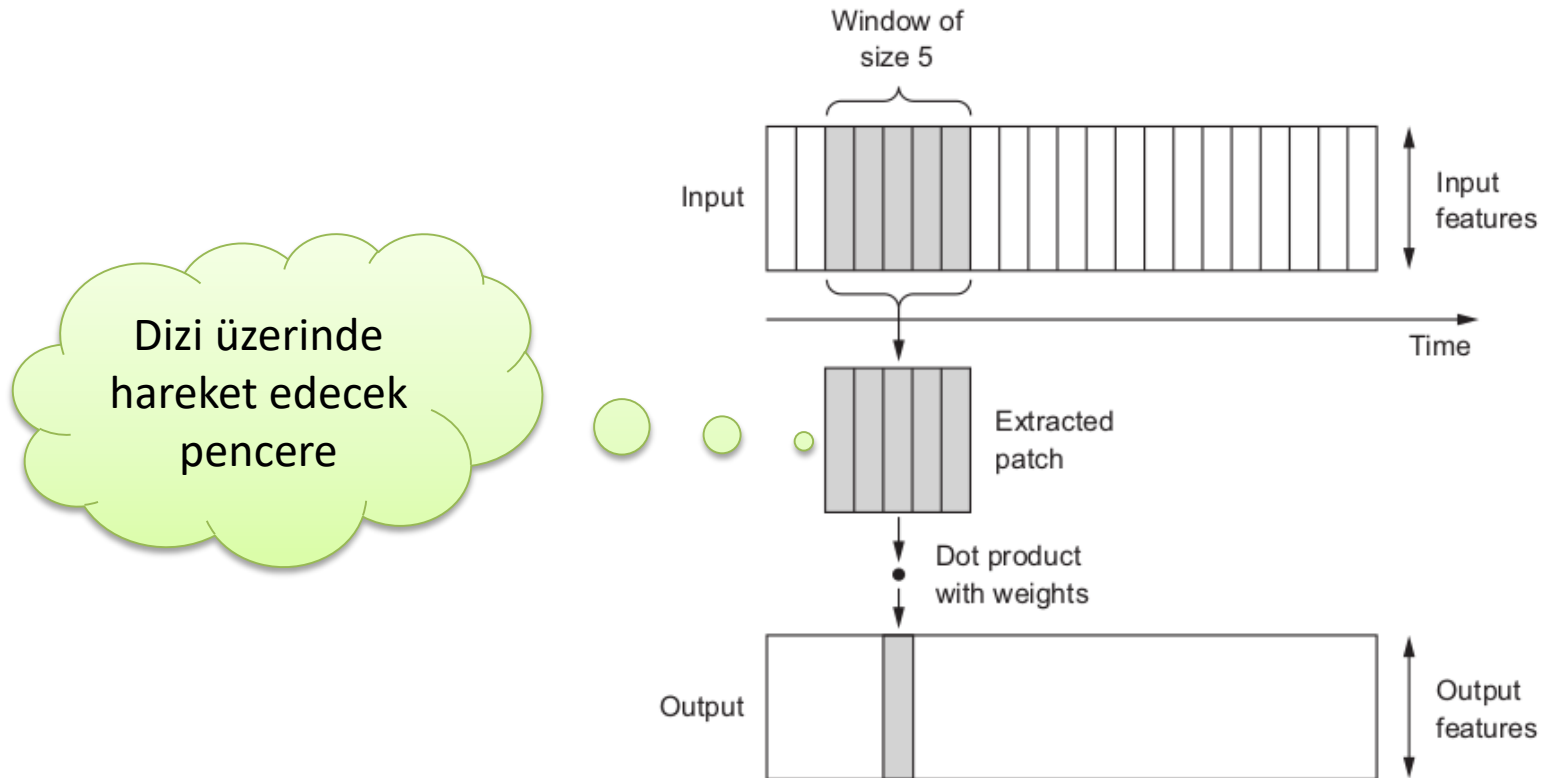


- **Konvolüsyon ile 1 boyutlu dizi işleme**
- **1D convnet**
- **Keras Functional API**

# 1D convnet

- 1D convnet ile belirli pencere büyüklüğünde seçilen parçalar ile lokal özellikler çıkarılabilmektedir.
- Böylece bir parça üzerinden öğrenilen özellik dizinin başka bir yerinde ortaya çıktığı zaman da tanınabilir.
- 1D convnet'ler bazı dizi işleme problemlerinde RNN ile birlikte kullanıldıklarında güçlü modeller oluşturabilirler.

# 1D convnet



# 1D convnet

```
11 X1=np.array((range(10)),dtype=float)
12 model = Sequential()
13 model.add(layers.Conv1D(1,
14                          3,
15                          input_shape=(10,1),
16                          activation='relu'))
17 model.summary()
18
19 w=model.get_weights()
20 w[0][0]=1.0
21 w[0][1]=1.0
22 w[0][2]=1.0
23 model.set_weights(w)
24
25 print(X1)
26 y=model.predict(X1.reshape(1,10,1))
27 print(y.reshape(1,8))
```



Layer (type)	Output Shape	Param #
conv1d_64 (Conv1D)	(None, 8, 1)	4
Total params: 4		
Trainable params: 4		
Non-trainable params: 0		

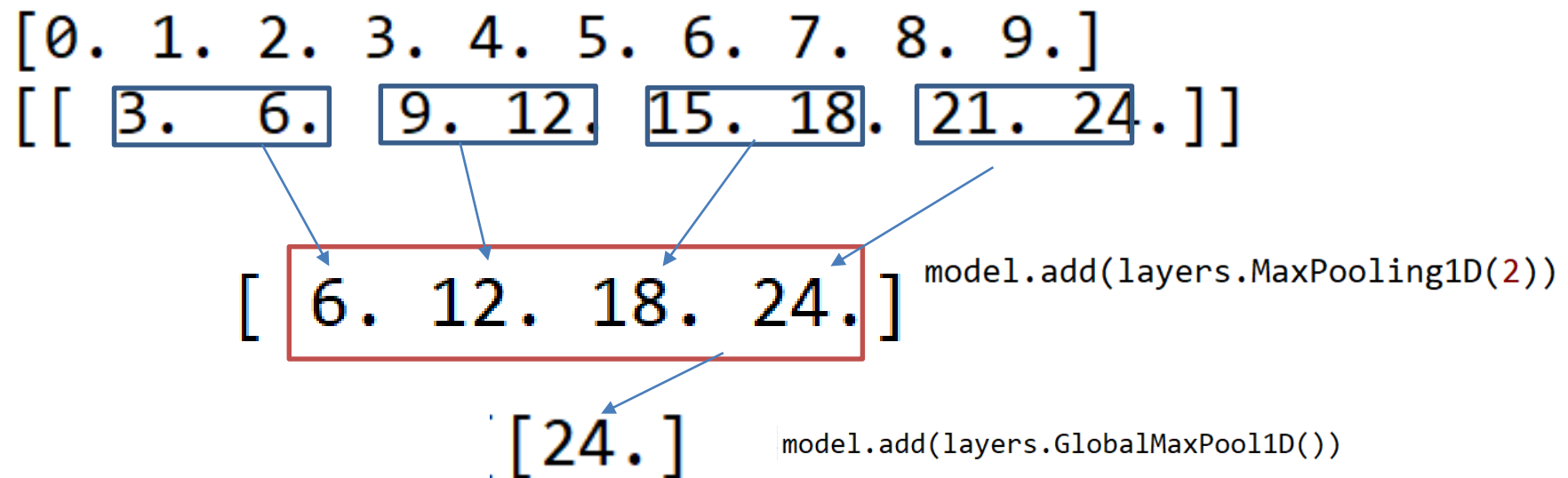
Konvolüsyon katmanının  
çalışmasını test etmek  
için tek katmanlı bir ağ  
oluşturduk ve  
ağırlıklarını 1.0 yaptık.  
(bias=0,default)

[0. 1. 2. 3. 4. 5. 6. 7. 8. 9.]

[ [ 3. 6. 9. 12. 15. 18. 21. 24. ] ]

# 1D pooling for sequence data

- Max pooling
- Global max pooling
- Average pooling
- Global average pooling



# Örnek: imdb üzerinde convnet

```
8 from keras.datasets import imdb
9 from keras.preprocessing import sequence
10
11 max_features = 10000 # number of words to consider as features
12 max_len = 500 # cut texts after this number of words (among top max_features s
13
14 print('Loading data...')
15 (x_train, y_train), (x_test, y_test) = imdb.load_data(num_words=max_features)
16 print(len(x_train), 'train sequences')
17 print(len(x_test), 'test sequences')
18
19 print('Pad sequences (samples x time)')
20 x_train = sequence.pad_sequences(x_train, maxlen=max_len)
21 x_test = sequence.pad_sequences(x_test, maxlen=max_len)
22 print('x_train shape:', x_train.shape)
23 print('x_test shape:', x_test.shape)
```

```
30 model = Sequential()
31 model.add(layers.Embedding(max_features,
32                             128,
33                             input_length=max_len))
34
35 model.add(layers.Conv1D(32, 7, activation='relu'))
36
37 model.add(layers.MaxPooling1D(5))
38
39 model.add(layers.Conv1D(32, 7, activation='relu'))
40
41 model.add(layers.GlobalMaxPooling1D())
42
43 model.add(layers.Dense(1))
44
45 model.summary()
```

# Örnek: Eğitilebilir (trainable) parametreler

Layer (type)	Output Shape	Param #
embedding_1 (Embedding)	(None, 500, 128)	1280000
conv1d_1 (Conv1D)	(None, 494, 32)	28704
max_pooling1d_1 (MaxPooling1D)	(None, 98, 32)	0
conv1d_2 (Conv1D)	(None, 92, 32)	7200
global_max_pooling1d_1 (GlobalMaxPooling1D)	(None, 32)	0
dense_1 (Dense)	(None, 1)	33
Total params: 1,315,937		
Trainable params: 1,315,937		
Non-trainable params: 0		

- Kullanılan ağ yapısında giriş verisi 500 kelime ile sınırlanmış, her biri 128 elemanlı embedding vektör ile tanımlanmış yorumlardan oluşmaktadır.
- Toplam 10000 kelime kullanıldığı için giriş katmanında eğitilmesi gereken  $128 \times 10000$  adet parametre bulunmaktadır.
- Ağın girişine 500 kelimelik bir yoruma ait indisler vektörü uygulandığında çıkışta her bir kelimeye karşılık gelen 128 elemanlı vektörler elde edilir. Dolayısıyla Embedding katmanının çıkışında her biri 500 elemanlı 128 adet veri dizisi elde edilir.
- Konvolüsyon katmanında 32 adet konvolüsyon uygulandığını düşünürsek toplam  $32 \times 7$  eğitilebilir parametre olması gerekir. Ancak veri dizisi  $500 \times 128$  boyutlu olduğu için biaslar ile birlikte toplam  $32 \times 7 \times 128 + 32 = 28704$  parametrenin eğitilmesi gerektiği ortaya çıkar.

# Örnek: Eğitilebilir (trainable) parametreler

Layer (type)	Output Shape	Param #
embedding_1 (Embedding)	(None, 500, 128)	1280000
conv1d_1 (Conv1D)	(None, 494, 32)	28704
max_pooling1d_1 (MaxPooling1D)	(None, 98, 32)	0
conv1d_2 (Conv1D)	(None, 92, 32)	7200
global_max_pooling1d_1 (GlobalMaxPooling1D)	(None, 32)	0
dense_1 (Dense)	(None, 1)	33
Total params: 1,315,937		
Trainable params: 1,315,937		
Non-trainable params: 0		

- Konvolüsyon katmanının çıkışında veri dizisinin ilk 3 ve son 3 elemanı için filtreleme gerçekleşmez (default olarak padding='valid') ve konvolüsyon işleminden elde edilen 32 çıkış bulunduğu için çıkış dizisinin boyutu 494x32 olarak elde edilir.
- İlk MaxPooling katmanında ise pooling boyutu 5 seçildiği için, veri dizisinden 5 eleman arrayla maksimum değerler seçilerek  $494/5=98$  elemanlı yeni bir dizi oluşturulur.
- İkinci konvolüsyon katmanına 98x32 boyutuna düşerek gelen veri birinci katmandaki gibi 7 uzunluklu 32 adet konvolüsyon işlemine tabi tutulur ve çıkışında 92x32 boyutlu bir dizi elde edilir. Bu katmandaki eğitilebilir parametre sayısı  $32*7*32+32=7200$  olarak ortaya çıkar.
- Global Max Pooling ile son olarak elde edilen 92 elemanlı dizilerin maksimum değerleri seçilerek giriş dizisi 32 elemanlı bir diziye indirgenir.
- Ağın son katmanı ise 32 girişli tek çıkışlı bir Dense Layer olduğu için toplam  $32+1=33$  eğitilebilir parametre bulunmaktadır.



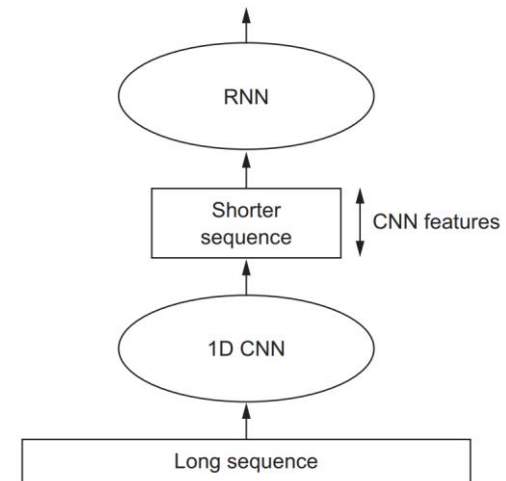
# CNN ve RNN katmanlarının uzun dizilerin işlenmesi için birleştirilmesi

- RNN katmanı öncesinde, 1D convnet katmanları ile ön işleme yapılarak özellikler çıkartılır.
- 2D convnet'de olduğu gibi katman sayısı arttıkça daha yüksek seviyeli özellikler çıkartılır ve dizi boyutu RNN ile işlenecek makul boyutta olacak şekilde küçültülür

```
model = Sequential()
model.add(layers.Conv1D(32, 5, activation='relu',
                        input_shape=(None, float_data.shape[-1])))
model.add(layers.MaxPooling1D(3))
model.add(layers.Conv1D(32, 5, activation='relu'))
model.add(layers.GRU(32, dropout=0.1, recurrent_dropout=0.5))
model.add(layers.Dense(1))

model.summary()

model.compile(optimizer=RMSprop(), loss='mae')
history = model.fit_generator(train_gen,
                             steps_per_epoch=500,
                             epochs=20,
                             validation_data=val_gen,
                             validation_steps=val_steps)
```



# Keras Functional API

## Sequential Model

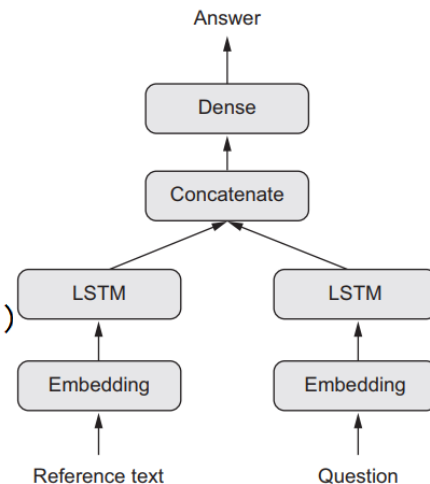
```
12 model = Sequential()  
13 model.add(layers.Dense(32, activation='relu', input_shape=(64,)))  
14 model.add(layers.Dense(32, activation='relu'))  
15 model.add(layers.Dense(10, activation='softmax'))
```

Yukarıdaki programın Functional API eşdeğeri

```
17 input_tensor = Input(shape=(64,))  
18 x = layers.Dense(32, activation='relu')(input_tensor)  
19 x = layers.Dense(32, activation='relu')(x)  
20 output_tensor = layers.Dense(10, activation='softmax')(x)  
21 model = Model(input_tensor, output_tensor)
```

# Çok girişli model

```
14#Referans metin giriş katmanı
15text_input = Input(shape=(None,), dtype='int32', name='text')
16
17embedded_text = layers.Embedding( 64, text_vocabulary_size)(text_input)
18
19encoded_text = layers.LSTM(32)(embedded_text)
20
21#Soru girişi katmanı
22question_input = Input(shape=(None,), dtype='int32', name='question')
23
24embedded_question = layers.Embedding(32, question_vocabulary_size)(question_input)
25
26encoded_question = layers.LSTM(16)(embedded_question)
27
28#İki katmanı birleştir
29concatenated = layers.concatenate([encoded_text, encoded_question],axis=-1)
30
31answer = layers.Dense(answer_vocabulary_size,activation='softmax')(concatenated)
32
33model = Model([text_input, question_input], answer)
```



# Çok çıkışlı model

```
7 from keras import layers
8 from keras import Input
9 from keras.models import Model
10 vocabulary_size = 50000
11 num_income_groups = 10
12 #giriş
13 posts_input = Input(shape=(None,), dtype='int32', name='posts')
14 #Embedding layer: 50000 kelime, 256 elemanlı embedding vektör
15 embedded_posts = layers.Embedding(256, vocabulary_size)(posts_input)
16 #konvolüsyon katmanı
17 x = layers.Conv1D(128, 5, activation='relu')(embedded_posts)
18 x = layers.MaxPooling1D(5)(x)
19 x = layers.Conv1D(256, 5, activation='relu')(x)
20 x = layers.Conv1D(256, 5, activation='relu')(x)
21 x = layers.MaxPooling1D(5)(x)
22 x = layers.Conv1D(256, 5, activation='relu')(x)
23 x = layers.Conv1D(256, 5, activation='relu')(x)
24 x = layers.GlobalMaxPooling1D()(x)
25 x = layers.Dense(128, activation='relu')(x)
26 #yaş tahmini
27 age_prediction = layers.Dense(1, name='age')(x)
28 #gelir tahmini
29 income_prediction = layers.Dense(num_income_groups,
30                                 activation='softmax', name='income')(x)
31 #cinsiyet tahmini
32 gender_prediction = layers.Dense(1,
33                                 activation='sigmoid', name='gender')(x)
34 #modeli oluştur
35 model = Model(posts_input, [age_prediction, income_prediction, gender_prediction])
```

