

تابع ضرر و تابع فعالسازی

دستهبندی باینری

• بهتر است از تابعی برای محدود کردن خروجی استفاده کنیم که مشتق آن صفر نشود

$$P(y=1|\mathbf{x})=\sigma(\mathbf{w}^T\mathbf{h}+b)$$
 تابع سیگموئید برای این منظور پر کاربرد است •

• با استفاده از ML تابع ضرر binary cross-entropy بدست می آید

$$J(\boldsymbol{\theta}) = -y \log \sigma(z) - (1 - y) \log(1 - \sigma(z))$$

y=0 و z=5.6 و z=5.6

$$\frac{dJ}{dz} = -\frac{-\sigma(z)(1-\sigma(z))}{1-\sigma(z)} = \sigma(z) = 0.9963$$

دستهبندی نظرها

```
from keras.datasets import imdb
(train_data,train_labels), (test_data,test_labels) = imdb.load_data(num_words=1000)
```

- بردارهای train_labels و test_labels شامل مقادیر ۰ (نظر منفی) و ۱ (نظر مثبت) هستند
 - هر كدام از نظرها يك بردار از اعداد صحيح است كه طول آنها متفاوت است

```
np.array([len(d) for d in train data]) array([218, 189, 141, ..., 184, 150, 153])
```

- می توانیم بردارها را pad کنیم تا طول آنها یکسان شود
- یک کدینگ ساده به این صورت است که یک بردار با طول تعداد کلمات بسازیم که اندیس کلمات موجود در جمله برابر با ۱ و باقی مقادیر ۰ باشند

دستەبندى نظرها

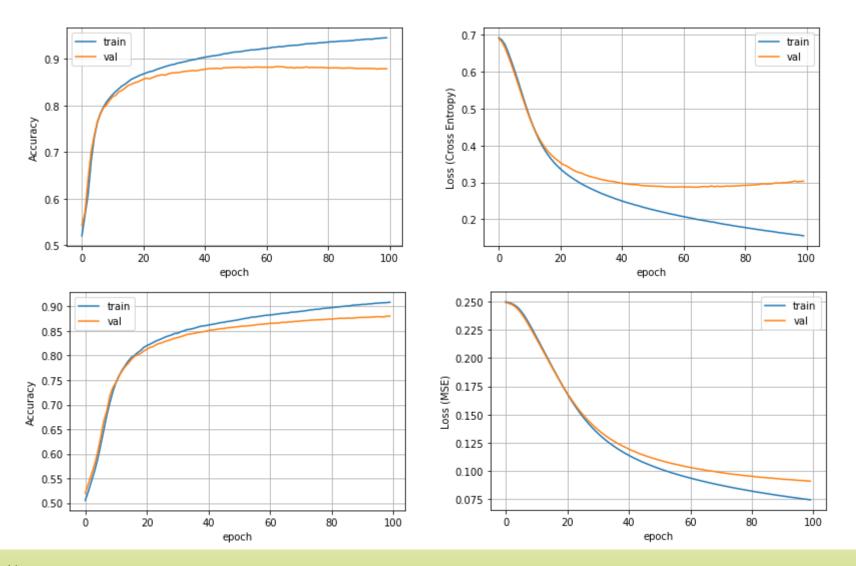
```
y_train = np.asarray(train_labels).astype('float32')
y_test = np.asarray(test_labels).astype('float32')
```

دستهبندی نظرها

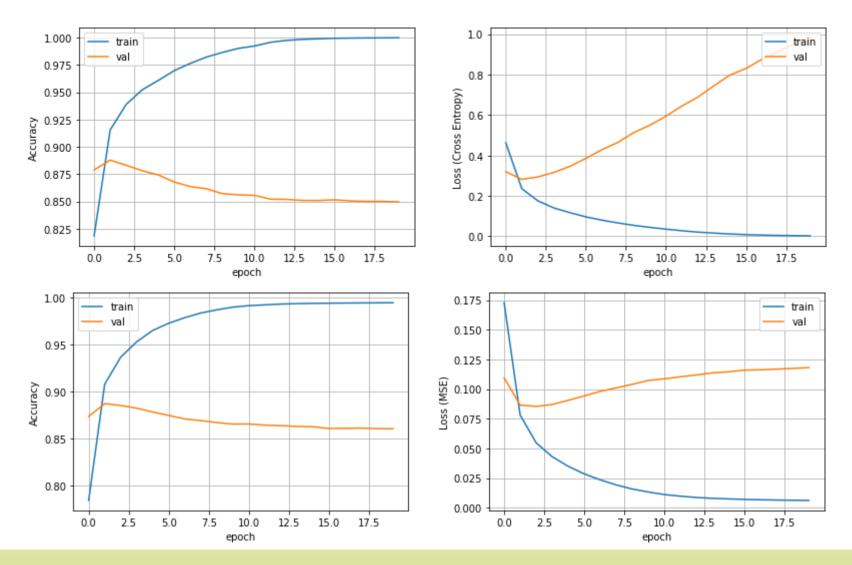
• یک شبکه ۳ لایه ساده

```
model = keras.models.Sequential()
model.add(keras.layers.Dense(16, activation='relu', input shape=(10000,)))
                                                                                    Output
model.add(keras.layers.Dense(16, activation='relu'))
                                                                                  (probability)
model.add(keras.layers.Dense(1, activation='sigmoid'))
                                                                                 Dense (units=1)
model.compile(optimizer='sqd',
               loss='binary crossentropy',
               metrics=['accuracy'])
                                                                                Dense (units=16)
history = model.fit(x train, y train,
                                                                                Dense (units=16)
                      validation data=(x val, y val),
                      epochs=100,
                                                                             Sequential
                      batch size=512)
                                                                                 (vectorized text)
```

دستهبندی نظرها • بهینهساز SGD



دستهبندی نظرها • بهینهساز Adam



دستەبندى چندكلاسە

$$P(y=i|x) \in [0,1]$$
 ور لایه انتهای شبکه احتمال پسین مربوط به هر کلاس را تخمین میزنیم •

$$z = W^T h + b$$
 ابتدا با استفاده از یک لایه خطی احتمال غیرنرمالیزه را پیشبینی می کنیم

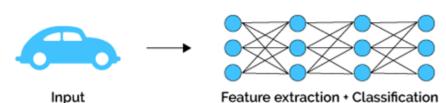
• لازم است مجموع احتمال پسین کلاسها برابر با ۱ باشد و هر کدام نامنفی باشند

$$\hat{y}_i = \operatorname{softmax}(\mathbf{z})_i = \frac{e^{z_i}}{\sum_j e^{z_j}}$$

• تابع فعالسازی Softmax تعمیم تابع

• تابع ضرر متناسب با این تابع فعال سازی، cross-entropy است

Deep Learning



$$J(\boldsymbol{\theta}) = -\sum_{i=1}^{C} y_i \log \hat{y}_i$$

- مجموعه داده Reuters
- یک مجموعه از اخبار کوتاه و عنوان آنها
- دستهبندی اخبار به ۴۶ موضوع منحصر به فرد



```
from keras.datasets import reuters
(train data, train labels), (test data, test labels) = reuters.load data(num words=10000)
                                                 • ۸،۹۸۲ نمونه آموزشی و ۲،۲۴۶ نمونه آزمون
def vectorize sequences(sequences, dimension=10000):
    results = np.zeros((len(sequences), dimension))
    for i, sequence in enumerate (sequences):
        results[i, sequence] = 1.
    return results
x train = vectorize sequences(train data)
x test = vectorize sequences(test data)
y train = keras.utils.to categorical(train labels)
y test = keras.utils.to categorical(test labels)
```

• یک شبکه ۳ لایه

```
model = keras.models.Sequential()
model.add(keras.layers.Dense(64, activation='relu', input shape=(10000,)))
model.add(keras.layers.Dense(64, activation='relu'))
model.add(keras.layers.Dense(46, activation='softmax'))
model.compile(optimizer='adam',
              loss='categorical crossentropy',
              metrics=['accuracy'])
history = model.fit(x train, y train,
                    validation data=(x test, y test),
                    epochs=20,
                    batch size=512)
```

