

Машинное обучение и интеллектуальный анализ данных

Семинар 7 Лабораторная работа 5

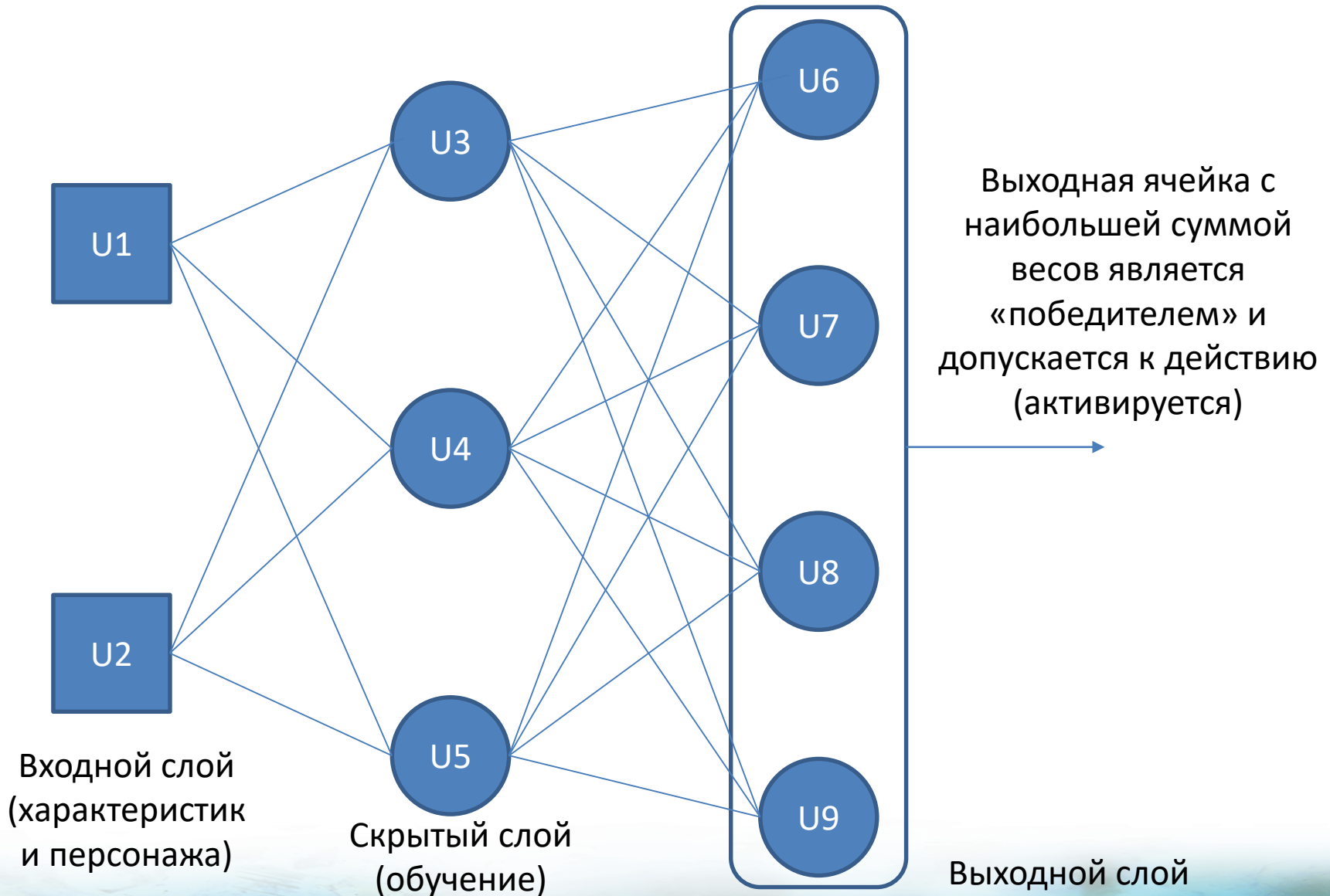
Г.А. Ососков*, О.И. Стрельцова*, Д.И. Пряхина*,
Д.В. Подгайный*, А.В. Стадник*, Ю.А. Бутенко*

Государственный университет «Дубна»

*Лаборатория информационных технологий, ОИЯИ
Дубна, Россия

Государственный университет «Дубна»

Нейроконтроллер для персонажей компьютерных игр



Постановка задачи

Расчет поведения искусственного интеллекта для компьютерных игр

Необходимо построить нейронную сеть для управления поведением персонажа компьютерной игры в зависимости от обстановки окружающей среды.

Исходные данные (data_train_lab5.csv и data_test_lab5.csv)

Обучающая и тестовые выборки представлены в виде таблиц:

- здоровье (значения от 0 (плохое) до 2 (среднее))
- имеет нож (1 – имеет, 0 - нет)
- имеет пистолет (1 – имеет, 0 - нет)
- присутствует враг (количество врагов)
- последний столбец показывает принадлежность классу, т.е.

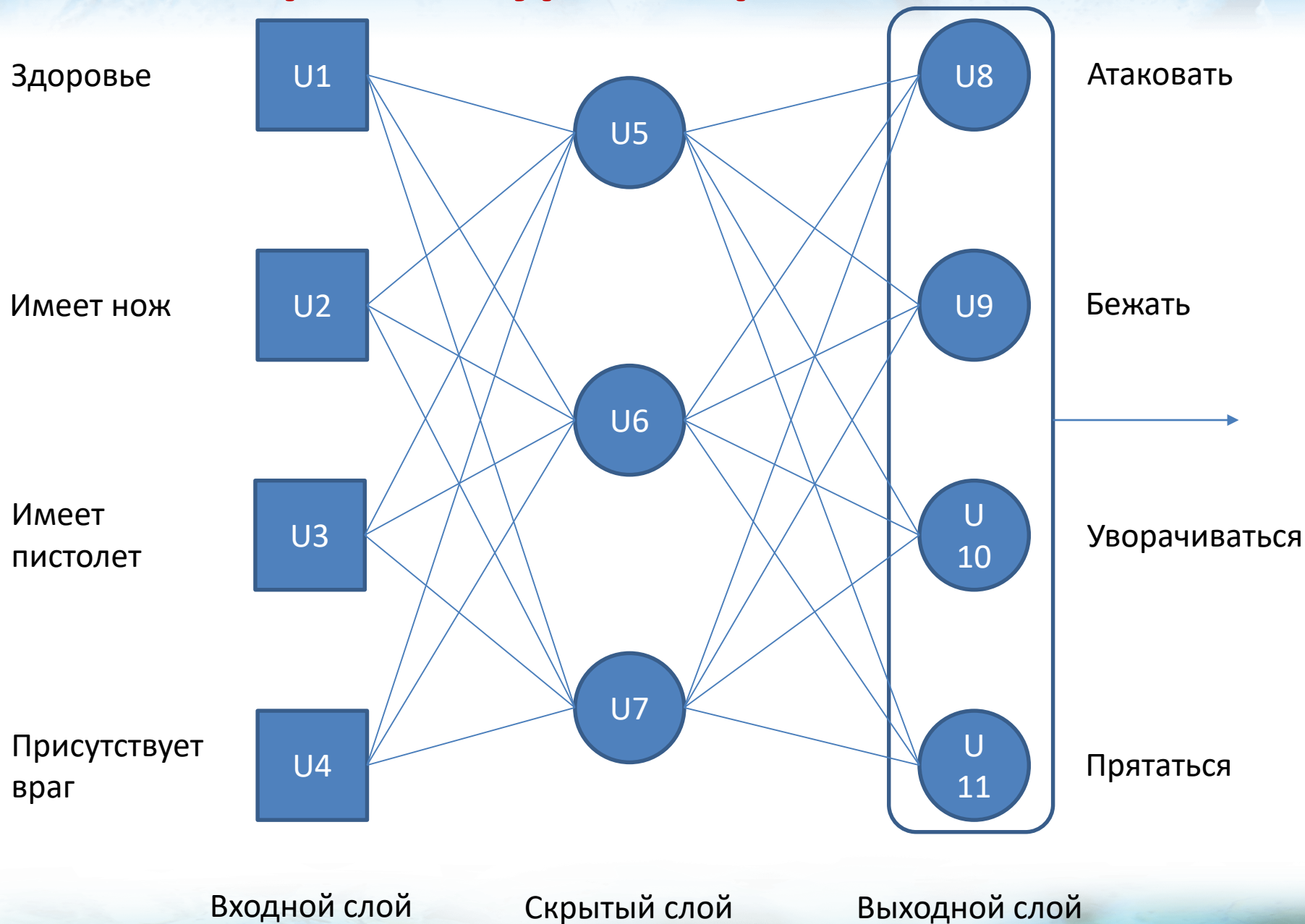
действие

- уворачиваться
- атаковать
- прятаться
- бежать

Пример: персонаж здоров, имеет пистолет и есть только один враг, то надо атаковать.

	Health	knife	gun	enemies	Beh
0	2	0	0	0	dodge
1	2	0	0	1	dodge
2	2	0	1	1	attack
3	2	0	1	2	attack
4	2	1	0	2	hide
5	2	1	0	1	attack
6	1	0	0	0	dodge
7	1	0	0	1	hide
8	1	0	1	1	attack
9	1	0	1	2	hide
10	1	1	0	2	hide
11	1	1	0	1	hide
12	0	0	0	0	dodge
13	0	0	0	1	hide
14	0	0	1	1	hide
15	0	0	1	2	run
16	0	1	0	2	run
17	0	1	0	1	hide

Архитектура нейронной сети



Алгоритм решения задачи

1. Загрузка данных (библиотека *pandas*)
2. Создание обучающей и тестовой выборок

```
X_train = dataT.iloc[:, 0:4]
print(X_train)
```

```
y_train = dataT.select_dtypes(include=[object])
print(y_train)
```

```
y_train.Beh.unique()
```

3. Преобразование данных для *Keras*

Преобразуем метки классов (возможные действия персонажа), представленные в виде строк, в набор чисел 0, 1, 2, 3

```
from sklearn import preprocessing
le = preprocessing.LabelEncoder()

train_labels2 = y_train.apply(le.fit_transform)

test_labels2 = y_test.apply(le.fit_transform)
```

```
print(train_labels2)
print(test_labels2)
```


Алгоритм решения задачи

Векторизовать метки можно одним из двух способов:

- 1) сохранить их в тензоре целых чисел,
- 2) использовать прямое кодирование.

Прямое кодирование (*onehot encoding*) широко используется для форматирования категорий и также называется кодированием категорий (*categorical encoding*).

В данном случае прямое кодирование меток заключается в конструировании вектора с нулевыми элементами со значением 1 в элементе, индекс которого соответствует индексу метки.

Преобразуем метки в тензорный объект, например, для 4 классов (с номерами 0, 1, 2, 3) метка класса 3 будет преобразована в массив: label3 -> [0, 0, 1, 0]

```
# TensorFlow and tf.keras
import tensorflow as tf
from tensorflow import keras
from tensorflow.keras import layers, models, utils
print (tf.__version__)
print (tf.keras.__version__)
```

```
from tensorflow.keras.utils import to_categorical
train_labels = to_categorical(train_labels2)
test_labels = to_categorical(test_labels2)
print(train_labels)
print(test_labels)
```

Алгоритм решения задачи

4. Построение модели нейронной сети

Модель в *Keras* можно описать двумя основными способами:

```
model = Sequential()  
model.add(Dense(512, input_shape=(max_words,)))  
model.add(Activation('relu'))  
model.add(Dropout(0.5))  
model.add(Dense(num_classes))  
model.add(Activation('softmax'))
```

```
model = Sequential([  
    Dense(512, input_shape=(max_words,)),  
    Activation('relu'),  
    Dropout(0.5),  
    Dense(num_classes),  
    Activation('softmax')  
])
```

```
from tensorflow.keras import models  
from tensorflow.keras import layers  
from tensorflow.keras import utils
```

```
model = models.Sequential()  
model.add(layers.Dense(3, activation='relu', input_shape=(4,)))  
model.add(layers.Dense(4, activation='softmax'))
```

```
from tensorflow.keras.utils import plot_model  
plot_model(model, to_file='model.png', show_shapes=True)
```

Алгоритм решения задачи

Общая информация о созданной модели

```
model.summary()
```

Визуализация модели

```
from IPython.display import SVG
from tensorflow.python.keras.utils.vis_utils import model_to_dot
```

```
SVG(model_to_dot(model, show_shapes=True).create(prog='dot', format='svg'))
```

Компиляция модели

```
from tensorflow.keras.optimizers import SGD
opt=SGD(lr=0.01, momentum=0.9)
model.compile(optimizer=opt,
              loss='categorical_crossentropy',
              metrics=['accuracy'])
```

Обучение модели

```
history=model.fit(X_train, train_labels, validation_data=(X_test, test_labels), epochs=500, batch_size=1)
```


Алгоритм решения задачи

Визуализация процесса обучения

```
import matplotlib.pyplot as plt

# Plot training & validation accuracy values
plt.plot(history.history['accuracy'])
plt.plot(history.history['val_accuracy'])
plt.title('Model accuracy')
plt.ylabel('Accuracy')
plt.xlabel('Epoch')
plt.legend(['Train', 'Test'], loc='upper left')
plt.show()

# Plot training & validation loss values
plt.plot(history.history['loss'])
plt.plot(history.history['val_loss'])
plt.title('Model loss')
plt.ylabel('Loss')
plt.xlabel('Epoch')
plt.legend(['Train', 'Test'], loc='upper left')
plt.show()
```

Предсказание модели

```
ynew = model.predict_classes(X_test)
print(ynew)
print(test_labels2)
```

Содержание отчета

1. Постановка задачи.
2. Описание исходных данных.
3. Подготовка данных для работы с нейронной сетью.
4. Построение модели нейронной сети и ее визуализация (2 способа) по примеру.
5. Визуализация процесса обучения модели (см. графики).
6. Проверка модели на тестовом наборе данных. Выводы. Дополнить тестовую выборку 2-3 примерами, проверить модель, сделать выводы.
7. Построение моделей нейронной сети с разными функциями активации. Сравнение полученных результатов при проверке моделей на тестовых выборках. Выбор наилучшего варианта.
8. Исследование функций потерь и метрик по графикам в процессе обучения.
9. Список литературы.

