РОССИЙСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ ДРУЖБЫ НАРОДОВ

Факультет физико-математических и естественных наук

Кафедра прикладной информатики и теории вероятностей

дисциплина: Научное программирование

Лабораторная работа №8

Выполнил: Маслов Александр

Группа: НФИмд-02-20

C/6: 1032202156

Москва

2020

Цель работы:

Рассмотреть с помощью Octave задачу на собственные значения, собственные векторы, в также марковские цепи.

Ход работы:

Задача на собственные значения

Включим журналирование работы.

>> diary on

Рисунок 1. Журналирование работы

Собственные значения и собственные векторы

Зададим матрицу

Необходимо найти собственные значения и собственные векторы этой матрицы. Для нахождения используется команда eig с двумя выходными аргументами. Синтаксис:

[v lambda] = eig(A)

Первый элемент результата есть матрица, столбцы которой представляют собой собственные векторы, а второй результат будет диагональной матрицей с собственными значениями на диагонали.

Рисунок 2. Нахождение собственного значения и вектра матрицы А

Для того, чтобы получить матрицу с действительными собственными значениями, мы можем создать симметричную матрицу (имеющую действительные собственные значения) путём умножения матрицы и на транспонированную матрицу:

```
>> C = A' * A
C =

6    11    -2
11    21    -5
-2    -5    10

>> [v lambda] = eig(C)
v =

0.876137    0.188733    -0.443581
-0.477715    0.216620    -0.851390
-0.064597    0.957839    0.279949

lambda =

Diagonal Matrix

0.14970    0    0
0     0    8.47515    0
0    0    28.37516
```

Рисунок 3. Нахождение матрицы с действительными собственными значениями

Здесь диагональные элементы матрицы \(\) являются собственными значениями, а соответствующие столбцы матрицы \(\) соответствующими собственными векторами. Каждому собственному значению соответствует бесконечное семейство собственных векторов. Типичные собственные векторы, полученные в Octave, нормированы на единицу.

Марковские цепи

Рассмотрим последовательность случайных событий при соблюдении следующих условий: * возможно конечное число состояний; * через определённые промежутки времени проводится наблюдение и регистрируется состояние системы; * для каждого состояния мы задаём вероятность перехода в каждое из остальных состояний или вероятность остаться в том же самом состоянии. Существенным предположением является то, что эти вероятности зависят только от текущего состояния.

Такая система называется цепью Маркова. Наша задача - предсказать вероятности состояний системы.

Случайное блуждание

Предположим, что мы случайным образом передвигаемся следующим образом. В состояниях 2, 3 или 4 мы перемещаемся влево или вправо наугад. По достижении конца дороги (состояния 1 или 5) мы останавливаемся.

Наша цель - предсказать, где мы окажемся. Начнем с вектора вероятности.

- Предположим, что мы можем начать в любой точке с равной вероятностью. Тогда начальный вектор будет (0.2, 0.2, 0.2, 0.2).
- С другой стороны, мы можем знать начальное состояние. Предположим, мы начинаем с состояния 3. Тогда начальный вектор будет (0,0,1,0,0).

Мы хотим предсказать наше местоположение после k ходов. Это делается путём записи переходной матрицы. Сформируем массив $n \times n$, элемент ij которого является вероятностью перехода из состояния i в j.Пусть T есть транспонированная матрица переходов. Матричное произведение Tx даёт новое распределение вероятностей после одного периода времени. Продолжение умножения на T даёт вероятности для будущих состояний. Таким образом, для любого начального вектора вероятности x и любого положительного целого числа k вектор вероятности после x периодов времени равен

$$\vec{y} = T^k \vec{x}.$$

Для примера случайного блуждания найдём вектор вероятности после 5 шагов для каждого из следующих начальных векторов вероятности:

Сформируем матрицу переходов:

Рисунок 4. Формирование матрицы переходов и начальных векторов вероятности

Вероятности будущего состояния легко вычисляются как $T^k \vec{x}$, где \vec{x} - начальный вектор вероятностей.

```
>> T^5 * a
ans =
  0.450000
  0.025000
  0.050000
  0.025000
  0.450000
>> T^5 * b
ans =
  0.50000
  0.00000
  0.00000
  0.00000
  0.50000
>> T^5 * c
ans =
  0.68750
  0.00000
  0.12500
  0.00000
  0.18750
>> T^5 * d
ans =
  0.37500
  0.12500
  0.00000
  0.12500
  0.37500
```

Рисунок 5. Вероятности будущего состояния

Состояние х является равновесным, если $\vec{x} = T^k \vec{x}$,где T - матрица перехода для цепи Маркова. Равновесное состояние не приводит к изменению состояния в будущем. Каждая цепь Маркова имеет хотя бы одно равновесное состояние.

Пусть Т - матрица переходов для цепи Маркова. Тогда $\lambda=1$ является собственным значением Т. Если х является собственным вектором для $\lambda=1$ с неотрицательными компонентами, сумма которых равна 1, то x является равновесным состоянием для Т.

Найдём вектор равновесного состояния для цепи Маркова с переходной матрицей

```
>> T = [0.48 0.51 0.14; 0.29 0.04 0.52; 0.23 0.45 0.34]
  0.480000 0.510000 0.140000
  0.290000 0.040000 0.520000
  0.230000 0.450000 0.340000
>> [v lambda] = eig(T)
v =
 -0.64840 -0.80111 0.43249
 lambda =
Diagonal Matrix
  1.00000 0 0
0 0.21810 0
       0 0 -0.35810
>> x = v(:,1)/sum(v(:,1))
x =
  0.37631
  0.29287
  0.33082
```

Рисунок 6. Поиск равновесного состояния

Таким образом, х = (0.37631 0.29287 0.33082) является вектором равновесного состояния. Проверим это и выключим журналирование.

```
>> T^10 * x
ans =
  0.37631
  0.29287
  0.33082
>> T^50 * x
ans =
  0.37631
  0.29287
  0.33082
>> T^50 * x - T^10 * x
ans =
  2.2204e-16
  1.6653e-16
  1.1102e-16
>> diary off
```

Рисунок 7. Проверка

Вывод: в процессе выполнения лабораторной работы с помощью Octave мы рассмотрели задачу на собственные значения, собственные векторы, в также марковские цепи.