## ЖНФ Теорема Фробениуса

ЛЕКЦИЯ 8

## А если некоторые собственные значения совпадают?

Может быть, найдётся базис, в котором матрица диагональна

$$\begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

## А если некоторые собственные значения совпадают?

А может быть и нет, и в любом базисе матрица не будет диагональна, у неё нет базиса из собственных векторов.

Найдём собственные значения и собственные векторы матрицы

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\det \begin{pmatrix} 2 - \lambda & 1 \\ 0 & 2 - \lambda \end{pmatrix} = (2 - \lambda)^2$$

Т.е. собственные значения  $\lambda_1=\lambda_2=2$ 

Найдём собственные векторы:

$$egin{pmatrix} 2-\lambda & 1 \ 0 & 2-\lambda \end{pmatrix} inom{x}{y} = inom{0}{0} \ 0 & 2-\lambda \end{pmatrix} inom{x}{y} = inom{0}{0} \ inom{2-2}{0} & 1 \ 0 & 2-2 \end{pmatrix} inom{x}{y} = inom{0}{0} \ inom{y}{0} & 0 \end{pmatrix} inom{y}{0} = inom{0}{0} \ inom{0}{0} = inom{0}{0} = inom{0}{0} \ inom{0}{0} = ino$$

В двумерном пространстве не бывает базиса из одного вектора, значит, у оператора с матрицей  $\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$  собственного базиса нет.

### Проблема

Если у оператора не все собственные значения различны, то, возможно, не существует базиса, в котором он представлен диагональной матрицей.

## Ну и что?

Во многих прикладных задачах бывает нужно вычислять функции от матриц (степень, многочлен, экспоненту и др.). Для матриц общего вида это делать трудно, для матриц специального вида (особенно диагональных) — просто.

#### Как быть?

Для любого оператора в конечномерном пространстве существует базис, в котором матрица оператора имеет Жорданову Нормальную Форму. Есть и другие «хорошие» базисы, но использование жорданова базиса особенно распространено.

#### Жорданова клетка

Матрица вида

$$\begin{pmatrix}
\lambda & 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\
0 & \lambda & 1 & \cdots & 0 & 0 \\
0 & 0 & \lambda & \cdots & 0 & 0
\end{pmatrix}$$

$$\vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\
0 & 0 & 0 & \cdots & \lambda & 1 \\
0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & \lambda
\end{pmatrix}$$

называется жордановой клеткой

Эти матрицы являются жордановыми клетками

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \\ \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \\ (3)$$

Эти матрицы не являются жордановыми клетками

$$\begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 1 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 4 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

## Что такое жорданова матрица?

Мы будем называть матрицу Жордановой, если её можно разбить на части (блоки) горизонтальными и вертикальными линиями, и все блоки, кроме тех, что стоят на диагонали, будут состоять из нулей, а блоки на диагонали будут жордановыми клетками.

# Что такое жорданова матрица?

$\lambda_1$	1	0	0	0	0		0	0 \
0	$\lambda_1$	1	0	0	0		0	0
0	0	$\lambda_1$	0	0	0		0	0
0	0	0	$\lambda_2$	1	0		0	0
0	0	0	0	$\lambda_2$	0		0	0
0	0	0	0	0	$\lambda_3$		0	0
:	:	i	i	i	:	٠.	1	:
0	0	0	0	0	0		$\lambda_n$	1
$\int 0$	0	0	0	0	0		0	$\lambda_n$

Жорданова матрица

# Теорема о жордановой нормальной форме

Для любого линейного оператора в конечномерном пространстве над полем комплексных чисел существует базис, в котором матрица этого оператора жорданова.

# Приведение матрицы к жорданову виду

Из теоремы о ЖНФ следует утверждение Для любой квадратной матрицы A над полем комплексных чисел существует такая неврожденная матрица C, что  $A = C^{-1}BC$ , где B — жорданова матрица.

## Как найти жорданов базис?

- 1. Сложная часть найти собственные значения
- 2. Алгоритмическая часть найти жорданов базис

Пусть 
$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 3 \end{pmatrix}$$
, её собственные значения совпадают и равны 2. С помощью алгоритма можно найти жорданов базис и жорданову матрицу  $\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$ . При этом:  $\begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 3 \end{pmatrix}$ 

## Теорема Фробениуса-Перрона

Пусть все элементы матрицы строго положительны. Тогда

- 1. У неё найдётся строго положительное собственное значение
- 2. Координаты собственного вектора, соответствующего этому собственному значению, будут строго положительны

#### Дело не только в этом

Мы увидим, что умножая любой вектор с положительными координатами на данную матрицу «много раз», мы будем получать вектор, направление которого всё сильнее и сильнее приближается к направлению собственного вектора.

# Почему теорема Фробениуса-Перрона верна?

Не доказательство, а рассказ о доказательстве

## Сжимающее отображение

Отображение пространства, в котором есть понятие расстояния, в себя называется сжимающим, если расстояние между образами точек меньше чем расстояние между точками по крайней мере в  $\lambda$  раз, где  $\lambda > 1$ 

#### 3ачем $\lambda$ ?

Это более сильное условие, чем просто «расстояние становится меньше».

Гомотетия с коэффициентом меньше 1

## Теорема о неподвижной точке

Пусть  $f: M \to M$  – сжимающее отображение. Тогда у него есть неподвижная точка x: f(x) = x

# Неподвижная точка может быть только одна

Если теорема о неподвижной точке верна, то такая точка может быть только одна. Иначе расстояние между образами двух неподвижных точек будет равно расстоянию между точками.

## Но это же неправда!

Если у отображения f есть неподвижная точка x, то мы можем рассмотреть то же отображение f на множестве  $M \setminus x$  и там неподвижной точки уже не будет!

## Действительно

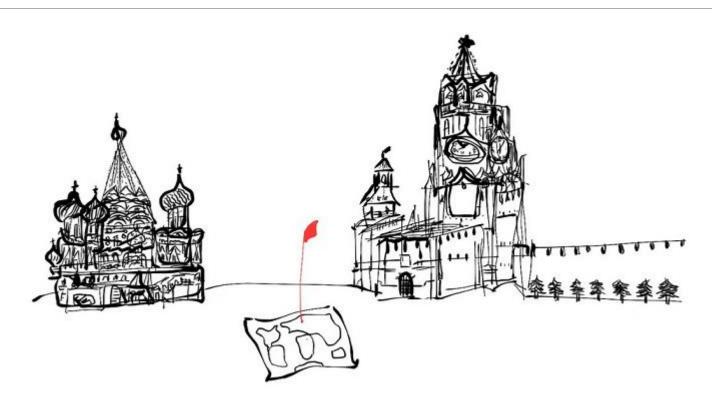
Теорема о неподвижной точке накладывает условия не только на f, но и на M — это множество должно быть «полным», не содержать «дырок».

Хорошая новость — плоскость, прямая, n-мерное евклидово пространство подходят.

### Как об этом можно думать

Положим на местность карту этой местности. Тогда будет точка, оказавшаяся «на месте» - изображение которой на карте оказалось ровно на ней.

## Как об этом можно думать



### Почему это верно?

- 0. Возьмём какую-нибудь точку на местности.
- 1. Найдём её на карте.
- 2. Если эти точки совпали ура.
- 3. Если эти точки не совпали, возьмём точку местности, лежащую под найденной точкой карты.
- 4. Вернёмся к п.1

## Что получилось?

Получилась последовательность точек, расстояние между которыми становится всё меньше и меньше (меньше геометрической прогрессии со знаменателем  $1/\lambda$ ).

Расстояние стремится к нулю, значит, точки сходятся к какой-то точке.

## Что получилось?

Эта точка и будет неподвижной точкой сжимающего отображения.

### При чём здесь всё это?!

Мы же начали про матрицы, а говорим про карты, расстояния, местности?

## Теорема Фробениуса-Перрона в трёхмерном пространстве

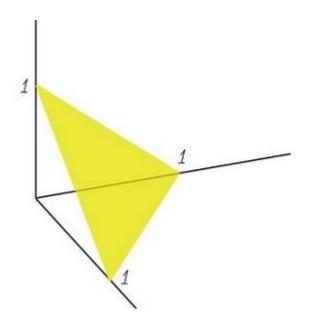
Мы сейчас построим «местность» и сжимающее отображение в ней.

#### «Местность»

Рассмотрим плоскость, проходящую через концы стандартных базисных векторов. Отмеченный концами этих векторов треугольник называют стандартным симплексом.

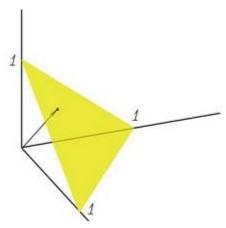
#### «Местность»

$$x + y + z = 1$$



## Отображение

Рассмотрим любую точку этого треугольника. Ей соответствует «радиусвектор» - вектор с началом в точке 0 и концом в этой точке.



## Отображение

Подействуем на этот вектор матрицей A «Конец» вектора, вообще говоря, не будет лежать на плоскости x+y+z=1.

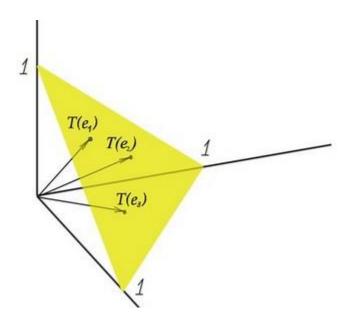
Отметим пересечение направления вектора и этой плоскости

### Сжимающее?

Найдём образы базисных векторов – вершин треугольника.

У матрицы все элементы положительные, значит, образы базисных векторов попали внутрь положительного квадранта.

# Сжимающее?



#### Сжимающее!

Образ треугольника попал внутрь треугольника!

#### Это доказательство?

Нет. Мы не доказали, что отображение сжимающее, думали только о матрице три на три и т.д.

Но мы обсудили план доказательства, общую картину.

## Допустим, верим. И что?

Если отображение сжимающее, оно имеет неподвижную точку. При действии матрицы A некоторое направление внутри положительного квадранта переходит в себя. Это и есть собственный вектор!

#### Пример

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \ 2 & 1 & 1 \ 4 & 2 & 2 \end{pmatrix}$$
 $A(e_1) = (1, 2, 4)^T$ 
 $A(e_2) = (2, 1, 2)^T$ 
 $A(e_3) = (1, 1, 2)^T$ 
 $v = (2, 2, 1)^T$  - собственный

### Почему эта теорема важна?

Эта теорема много говорит об «устройстве мира». Существование разного рода стационарных распределений — её следствие.

### Ранжирование страниц

Алгоритмы индексирования страниц используют эту теорему. Здесь матрица содержит очень много столбцов — столько, сколько страниц индексируется. Элементы матрицы — шанс перейти с одной страницы на другую.

### Ранжирование страниц

Делая много случайных переходов, мы получаем последовательность частот страниц, которая будет всё ближе и ближе к хорошему ранжированию.