

# Лингвистика для математиков

Исправление опечаток 1

# Удивительно, но начнём мы сегодня с задачи

В автоматической обработке естественного языка (например, при автоматической проверке орфографии) часто бывает нужно определить, **насколько различны два написанных слова**. Одна из количественных мер, используемых для этого, называется **расстоянием Дамерау–Левенштейна** — в честь Владимира Левенштейна и Фредерика Дамерау. Левенштейн придумал способ измерения «расстояний» между словами, а Дамерау независимо от него выделил несколько классов, в которые попадает большинство опечаток.

1.	acre	car	2	11.	stone	sonnet	3
2.	anteater	theatre	4	12.	surge	ruse	3
3.	banana	nanny	3	13.	task	tusk	1
4.	cat	crate	2	14.	peat	tape	4
5.	cocoon	cuckoo	3				
6.	emporium	empower	4				
7.	goer	ogre	2				
8.	lyra	lay	2				
9.	life	death	5				
10.	point	sirloin	5				

- |     |          |           |
|-----|----------|-----------|
| 15. | baba     | arab      |
| 16. | contest  | toner     |
| 17. | eel      | lee       |
| 18. | martial  | marital   |
| 19. | monarchy | democracy |
| 20. | seatback | backseat  |
| 21. | warfare  | farewell  |
| 22. | smoking  | hospital  |
| 23. | ape      | ea        |

**Задание 1.** Заполните пропуски.

**Задание 2.** Дайте определение расстоянию Дамерау–Левенштейна и предположите, какие классы опечаток выделил Дамерау.

**Задание 3.** Даны два слова с длинами  $m$  и  $n$  ( $m > n$ ). Каково максимально возможное расстояние Дамерау–Левенштейна между этими словами? Минимально возможное? (Выразите ответы через  $m$  и  $n$ ).

# Изначальная идея

ALPHIBET  
ALPHABET

Words are same length and differ in only one position.  
They are the same word.

ALHPABET  
ALPHABET

Words are the same length and differ in two adjacent positions. If these are interchanged, the words match.

ALPHABET  
ALLPHABET  
ALPHABET  
ALPHABET

The entry word is one character longer.  
The first difference character is discarded.  
The characters following it are shifted left and the two words match.

ALPHABET  
ALPABET  
ALPABET

The entry word is one character shorter.  
The first difference character of the dictionary word is discarded and the characters following are shifted left. The two words now match.

# Что такое spell checker

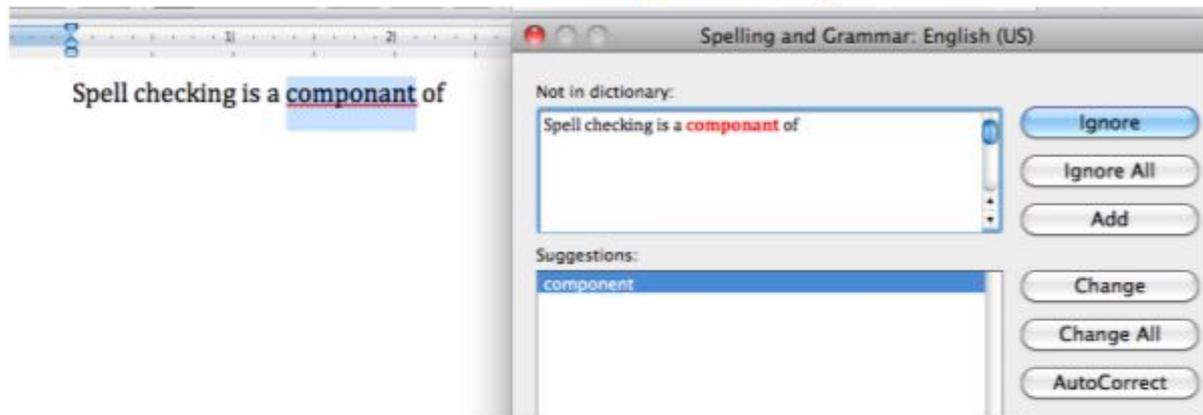
Софт/программа, которая проверяет текст на наличие опечаток

## Задачи

- Поиск опечаток
- Исправление опечаток:
  - Автокоррекция (типа T9)
  - Предлагать исправление
  - Предлагать варианты исправлений

# Применение

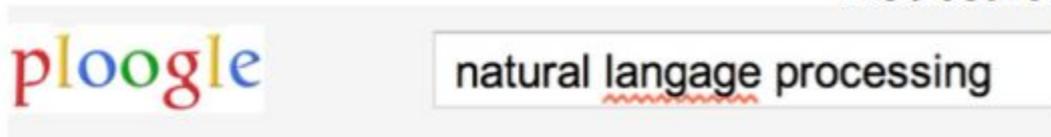
## Word processing



## Phones

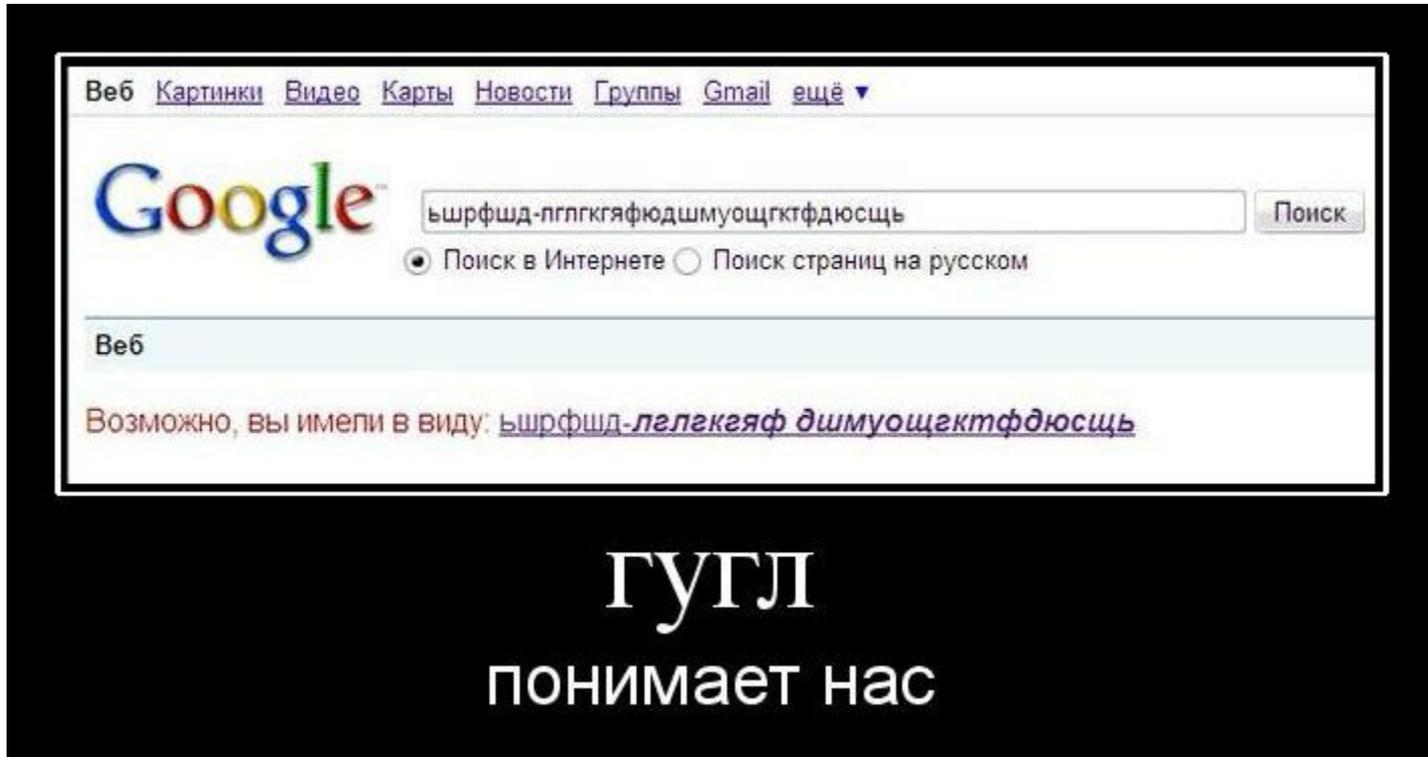


## Web search



Showing results for [natural language processing](#)  
Search instead for [natural language processing](#)

Just a really old meme



# Виды опечаток

- **Non-word errors**
- **Real world errors**
- Когнитивные ошибки
- Ошибки при записи речи “на слух”
- Ошибки при транслитерации
- Сокращения, слэнг
- Намеренные опечатки

# Задание. 1913 год - не тот мир



# Работа с real word опечатками

Для каждого слова  $w$  генерируем список кандидатов:

- Ищем кандидатов с похожим *произношением*
- Ищем кандидатов с похожим *написанием*

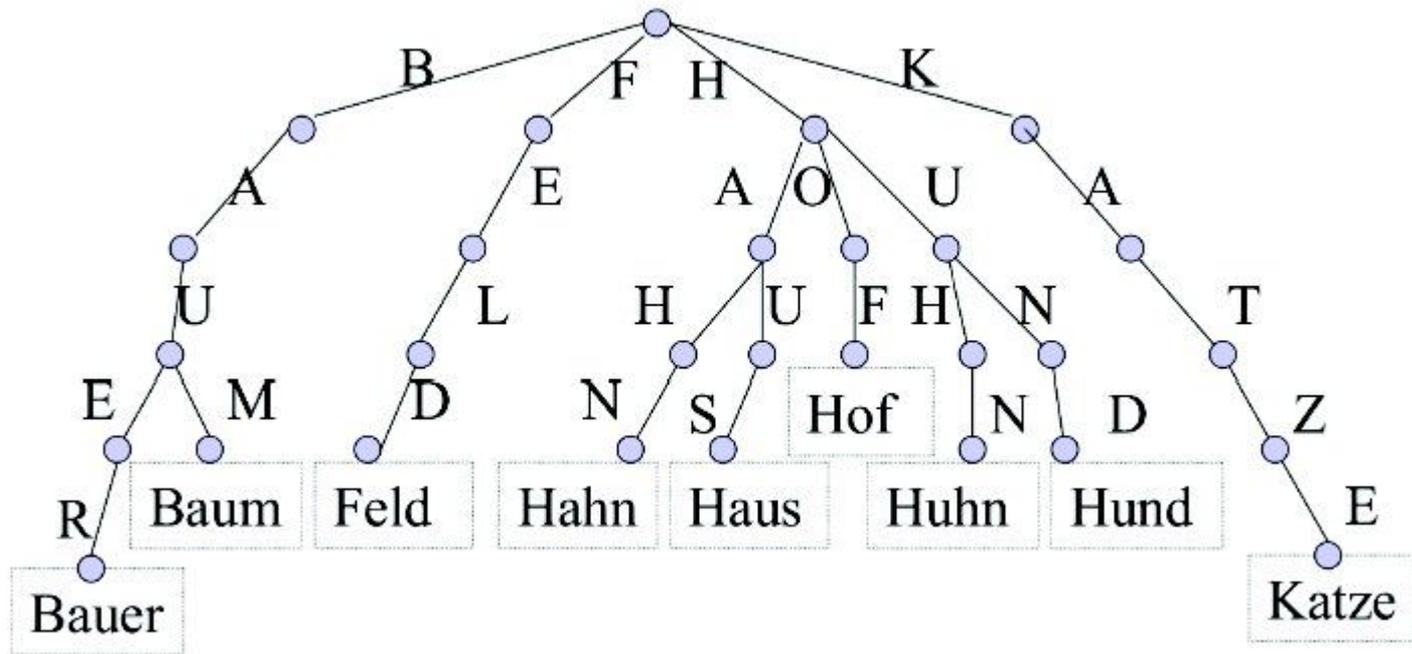
**Выбираем лучшего кандидата. Как?**

- алгоритм Noisy Channel
- классификатор

# Работа с non-word опечатками

- Поиск non-word опечаток:
  - Составляем словарь.
  - Если слово не в словаре → это опечатка.
  - Чем больше словарь, тем лучше
- Исправление non-word опечаток:
  - Сгенерировать кандидатов реальных слов (из словаря) близких по буквам к опечатке.
  - Выбрать лучшего кандидата

# Методом составления словаря



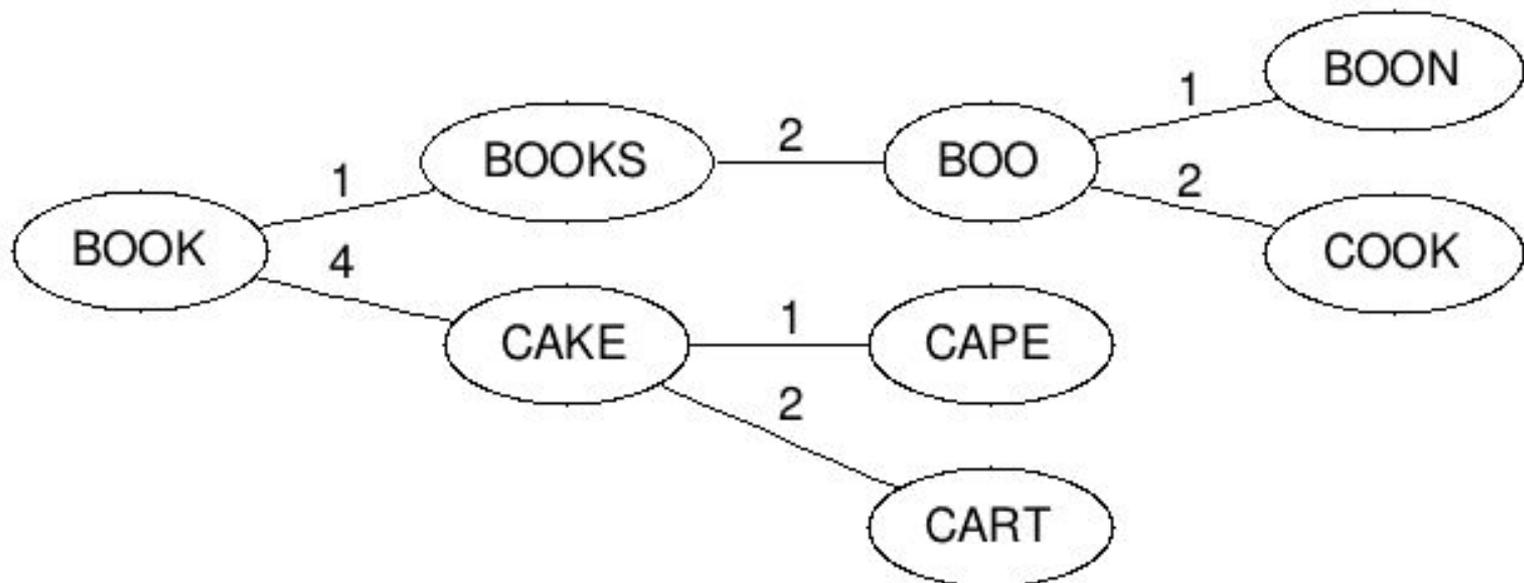
# Работа с non-word опечатками

- Поиск non-word опечаток:
  - Составляем словарь.
  - Если слово не в словаре → это опечатка.
  - Чем больше словарь, тем лучше
- Исправление non-word опечаток:
  - Сгенерировать кандидатов реальных слов (из словаря) **близких** по буквам к опечатке.
  - Выбрать лучшего кандидата

# Методом Vk-tress

- Преобразуем словарь в дерево
- Корень - случайное слово из словаря
- Слова из словаря связываются с корнем в дерево, на связях указано
- расстояние между словами по какой-нибудь метрике
- Approximate string matching
- Не надо сравнивать искомое слово с каждым словом в словаре → быстрее наивного метода

# Bk-tress



# Что такое “близкие слова”

- Можно искать близкие слова в словаре
- Для этого нужно задать **функцию расстояния** на множестве слов

# Функции расстояния между строками

- Hamming расстояние = количество необходимых замен в строке

Арина Vs. Алина = 1

Karolin Vs. Kerstin = 3

01101 Vs. 00100 = 2

NB: Расстояния работают для любых строк/последовательностей, не только для слов

# Функции расстояния между строками

- Hamming расстояние = количество необходимых замен в строке

Арина Vs. Алина = 1

Karolin Vs. Kerstin = 3

- расстояние Левенштейна и Дамерау–Левенштейна = количество необходимых замен, удалений вставок

kitten Vs. sitting = 3

kitten → sitten (substitution of "s" for "k")

sitten → sittin (substitution of "i" for "e")

sittin → sitting (insertion of "g" at the end)

# Функции расстояния между строками

- Hamming расстояние = количество необходимых замен в строке

Арина Vs. Алина = 1

Karolin Vs. Kerstin = 3

- расстояние Левенштейна и Дameraу–Левенштейна = количество необходимых замен, удалений вставок

kitten Vs. sitting = 3

В Дameraу +транспозиция

kitten → sitten (substitution of "s" for "k")

sitten → sittin (substitution of "i" for "e")

sittin → sitting (insertion of "g" at the end)

лавка Vs. савок = 3

лавка → лавак

лавак → савак

савак → савок

# Модель близости слов

Формальное определение:

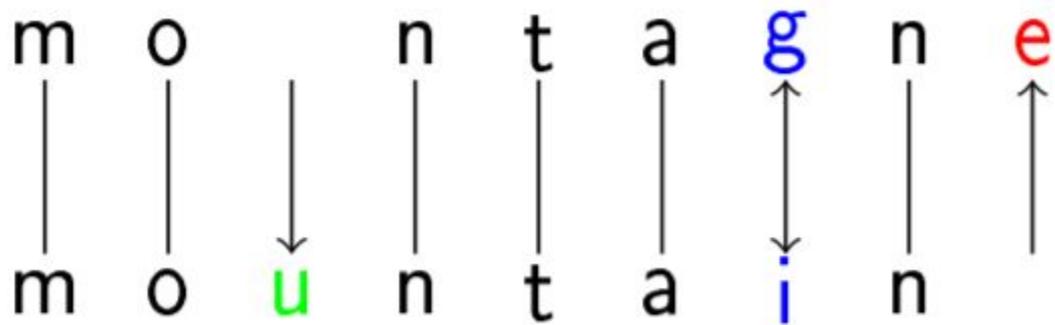
Расстояние Левенштейна  $r(u, v)$  между словами  $u$  и  $v$  -- минимальное число замен, вставок и удалений, необходимых, чтобы получить  $v$  из  $u$ .

[В.Левенштейн 1965]

# Модель близости слов

$d(\text{montagne, mountain}) = 3$

Посчитали количество необходимых операций



# Вычисление расстояния Левенштейна

Введём обозначения:

- $w = w[0] \dots w[n-1]$  -- слово, где  $|w| = n$  -- длина слова
- $w[i]$  --  $i$ -ый символ слова, где  $w[i,j]$  -- подслово с  $i$ -ой по  $j$ -ую позицию (не включая  $j$ )
- $w[,j]$  -- префикс по  $j$ -ую позицию (не включая  $j$ )
- $w[i,]$  -- суффикс с  $i$ -ой позиции (включая  $i$ )

# Вычисление расстояния Левенштейна

Введём обозначения:

- $w = w[0] \dots w[n-1]$  -- слово, где  $|w| = n$  -- длина слова
- $w[i]$  --  $i$ -ый символ слова, где  $w[i,j]$  -- подслово с  $i$ -ой по  $j$ -ую позицию (не включая  $j$ )
- $w[,j]$  -- префикс по  $j$ -ую позицию (не включая  $j$ )
- $w[i,]$  -- суффикс с  $i$ -ой позиции (включая  $i$ )

Идея:

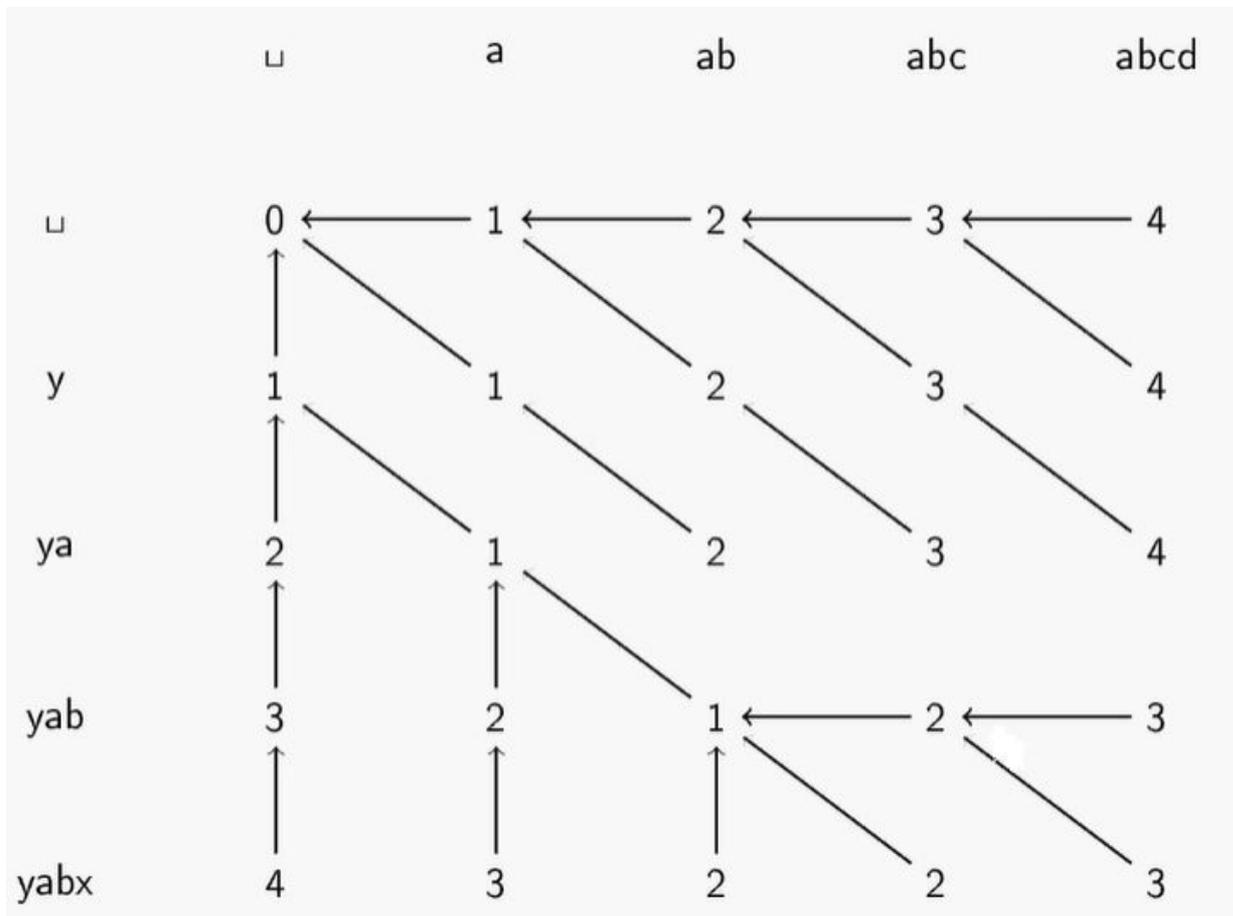
Будем вычислять расстояние  $d[ij] = p(u[,i], v[,j])$  рекурсивно через значения для меньших  $i, j$ . Если  $|u| = m, |v| = n$ , то ответом будет  $d[mn]$ . То есть последняя возможная операция.



# Вычисление расстояние Левенштейна

То же самое в  
виде таблицы

yabxe  $\rightarrow$  abcde



# Формула расстояния Левенштейна

$$D(i, j) = \begin{cases} 0, & i = 0, j = 0 \\ i, & j = 0, i > 0 \\ j, & i = 0, j > 0 \\ \min\{ & \\ \quad D(i, j - 1) + 1, & \\ \quad D(i - 1, j) + 1, & \\ \quad D(i - 1, j - 1) + m(S_1[i], S_2[j]) & \\ \} & j > 0, i > 0 \end{cases}$$

# Вычисление расстояние Левенштейна

- 1) Посчитайте расстояние между **соль Vs. волос** с помощью таблицы
- 2) Какое расстояние будет между **kitten Vs. mitten** и между **kitten Vs. kiten**.  
Устно.
- 3) А если **seatback Vs. backseat**?
- 4) В чем проблема?

# Оптимальное выравнивание

Это путь по таблице, который приводит к преобразованию одной строки в другую с минимальным значением расстояния Левенштейна, то есть это оптимальный порядок операций замена, удаление, добавление.

Его можно найти **не** для всех пар строк

→ Взвешенное расстояние Левенштейна

# Взвешенное расстояние Левенштейна

Какое расстояние между этими словами  $d(\text{loup}, \text{lobo})$  из здравого смысла?

# Взвешенное расстояние Левенштейна

Какое расстояние между этими словами  $d(\text{loup}, \text{lobo})$  из здравого смысла?

<i>l</i>	<i>o</i>	<i>u</i>	<i>p</i>
<i>l</i>	<i>o</i>	<i>b</i>	<i>o</i>

Теперь попробуйте посчитать расстояние Левенштейна

# Взвешенное расстояние Левенштейна

Какое расстояние между этими словами  $d(\text{loup}, \text{lobo})$  из здравого смысла?

<i>l</i>	<i>o</i>	<i>u</i>	<i>p</i>
<i>l</i>	<i>o</i>	<i>b</i>	<i>o</i>

Теперь попробуйте посчитать расстояние Левенштейна

<i>l</i>	<i>o</i>	<i>u</i>	<i>p</i>	$\emptyset$
<i>l</i>	<i>o</i>	$\emptyset$	<i>b</i>	<i>o</i>

# Взвешенное расстояние Левенштейна

Какое расстояние между этими словами  $d(\text{loup}, \text{lobo})$  из здравого смысла?

<i>l</i>	<i>o</i>	<i>u</i>	<i>p</i>
<i>l</i>	<i>o</i>	<i>b</i>	<i>o</i>

Теперь попробуйте посчитать расстояние Левенштейна

<i>l</i>	<i>o</i>	<i>u</i>	<i>p</i>	$\emptyset$
<i>l</i>	<i>o</i>	$\emptyset$	<i>b</i>	<i>o</i>

**Выход:** присвоим нашим операциям какие-то “веса”

# Модель близости слов

Еще раз как же выглядит модель по поиску ошибок и их исправлению этой моделью?

- Наивный подход: пройти по словарю и посчитать расстояние до каждого слова, выбрать ближайшее
- Но, так нельзя: словари большие (агглютинативные языки -- сотни тысяч слов), а расстояние считается медленно

# Модель близости слов

Еще раз как же выглядит модель по поиску ошибок и их исправлению этой моделью?

- Наивный подход: пройти по словарю и посчитать расстояние до каждого слова, выбрать ближайшее
- Но, так нельзя: словари большие (агглютинативные языки -- сотни тысяч слов), а расстояние считается медленно
- Менее наивный подход: породить все слова, расстояние до которых меньше порога, найти их в словаре

# Взвешенное расстояние Левенштейна

Как же определять веса? Можем условно считать, что вес - это вероятность опечатки на какой-то комбинации букв

Как вычислить эту вероятность?

- корпус опечаток
- эвристики:
  - расположение символов на клавиатуре
  - фонетическая близость
  - графическая близость

# Кстати, про фонетическую близость

- обычно в алгоритмах с метриками расстояния кандидатами в итоге считаются слова, которые отличаются от исходного на 1-2 буквы
- Больше отличающихся букв: *riiiiight* → *right*, *donut* → *doughnut*, *ave* → *avenue*
- Тогда нужно использовать другие метрики расстояния, ориентированные на фонетическую близость и аббревиатуры/сокращения
- Первым алгоритмом работающим с фонетической схожестью был Soundex

# Soundex

			LOUISIANA	
HEAD OF FAMILY			E.D.	SHEET
W 425 Wilson, Alce			118	17
COLOR	AGE	BIRTHPLACE		
B	42			
COUNTY		CITY		
St. Landry				
OTHER MEMBERS OF FAMILY				
NAME		RELATIONSHIP	AGE	BIRTHPLACE
Eugene		W	46	
Regina		D	15	
Walter		S	13	
Louisa		D	12	
Camila		D	7	
Cornell		S	7	
Hudson		S	4	

Дан список фамилий и соответствующих им кодов Soundex в перепутанном порядке. Некоторые символы пропущены:

***Allaway, Anderson, Ashcombe, Buckingham, Chapman,  
Colquhoun, Evans, Fairwright, Kingscott, Lewis,  
Littlejohns, Stanmore, Stubbs, Tocher, Tonks,  
Whytehead***

**S312, T\_6\_, \_5\_3, C42\_, T520, L\_42, A536, C155,  
\_623, S356, \_252, \_152, \_330, A251, A400, L2\_0**

# Soundex

**Задание 1.** Опишите пошагово, как генерируется код Soundex.

**Задание 2.** Установите соответствия между фамилиями и кодами Soundex и вставьте пропущенные символы.

**Задание 3.** Постройте коды Soundex для следующих фамилий:

*Ferguson, Fitzgerald, Hamnett, Keefe, Maxwell, Razey, Shaw, Upfield.*

Всем спасибо

# Литература

1. А. Пиперски (2015). Математические модели в лингвистике. Курс в МГУ
2. Задача про Soundex. А.Пиперски  
(<https://elementy.ru/problems/1608/Soundex>)
3. А. Бердичевский. Задача про расстояние Дамерау-Левенштейна  
([https://elementy.ru/problems/1068/Rasstoyanie\\_DamerauLevenshteyna](https://elementy.ru/problems/1068/Rasstoyanie_DamerauLevenshteyna))