

Основы обработки текстов

Лекция 5

Статистические методы поиска словосочетаний

Словосочетания/коллокации

- Для данной лекции **Словосочетания = Коллокации = Фразеологические обороты** - цепочки слов состоящие из двух или более элементов, имеющие признаки синтаксически и семантически целостной единицы, в котором выбор одного из компонентов осуществляется по смыслу, а выбор второго зависит от выбора первого
- Примеры:
 - Крепкий чай (не “сильный чай”)
 - Схема Бернулли (сравнить значения со значениями “Схема” и “Бернулли”)

Приложения

- Сравнения корпусов текстов
 - кластеризация документов в информационном поиске
 - Поиск плагиата
- Синтаксический разбор
- Компьютерная лексикография
- Генерация естественного языка
- Машинный перевод
- Выделение ключевых слов (терминов)

Выделение словосочетаний

Поиск кандидатов

- Основная предпосылка
 - Если два (или более) слова встречаются вместе часто, то, вероятно, это словосочетание
- Инструменты
 - Частота
 - Частота и фильтрация по тэгам
 - Математическое ожидание и дисперсия

Частота

- Подсчет частоты n-грам
- Выбрать наиболее встречающиеся
- Результат
 - Корпус: New York Times
 - August-November, 1990
 - Результат не интересен

$C(w^1 w^2)$	w^1	w^2
80871	of	the
58841	in	the
26430	to	the
21842	on	the
21839	for	the
18568	and	the
16121	that	the
15630	at	the
15494	to	be
13899	in	a
13689	of	a
13361	by	the
13183	with	the
12622	from	the
11428	New	York
10007	he	said
9775	as	a
9231	is	a
8753	has	been
8573	for	a

Частота с фильтрацией по тэгам

- Подсчет частоты n-грам
- определить части речи
- фильтрация кандидатов по шаблонам для частей речи
- выбрать наиболее встречающиеся

Tag Pattern	Example
A N	<i>linear function</i>
N N	<i>regression coefficients</i>
A A N	<i>Gaussian random variable</i>
A N N	<i>cumulative distribution function</i>
N A N	<i>mean squared error</i>
N N N	<i>class probability function</i>
N P N	<i>degrees of freedom</i>

Частота с фильтрацией по тэгам

$C(w^1 w^2)$	w^1	w^2	Tag Pattern
11487	New	York	A N
7261	United	States	A N
5412	Los	Angeles	N N
3301	last	year	A N
3191	Saudi	Arabia	N N
2699	last	week	A N
2514	vice	president	A N
2378	Persian	Gulf	A N
2161	San	Francisco	N N
2106	President	Bush	N N
2001	Middle	East	A N
1942	Saddam	Hussein	N N
1867	Soviet	Union	A N
1850	White	House	A N
1633	United	Nations	A N
1337	York	City	N N
1328	oil	prices	N N
1210	next	year	A N
1074	chief	executive	A N
1073	real	estate	A N

Мат. ожидание и дисперсия

- Часто устойчивые пары слов находятся не рядом
 - Пример
 - She **knocked** on his **door**
 - They **knocked** on the **door**
 - a man **knocked** on the metal front **door**
 - Важно это понимать, например при генерации текстов

Мат. ожидание и дисперсия

- Техника
 - Рассмотрим все пары слов в некотором окне
 - Посчитаем расстояние между словами
- Меры
 - Мат. ожидание (возможно отрицательное)
 - Показывает на сколько часто два слова встречаются вместе
 - Дисперсия (среднеквадратичное отклонение)
 - Вариабельность позиции

Мат. ожидание и дисперсия

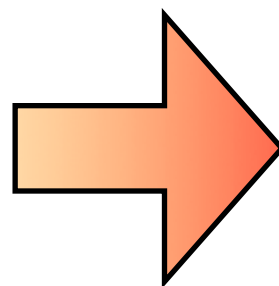
She knocked on his door

Пары в окне длиной 3:

She knocked	She on	She his	
	knocked on	knocked his	knocked door
		on his	on door
			his door

$$\overline{d} = \frac{\sum_{i=1}^n d_i}{n}$$

$$s^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (d_i - \bar{d})^2}{n - 1}$$



Пример: knocked ... door

$$\bar{d} = \frac{1}{3}(3 + 3 + 5) \approx 3.67$$

$$s = \sqrt{\frac{1}{2}((3 - 3.67)^2 + (3 - 3.67)^2 + (5 - 3.67)^2)} \approx 1.15$$

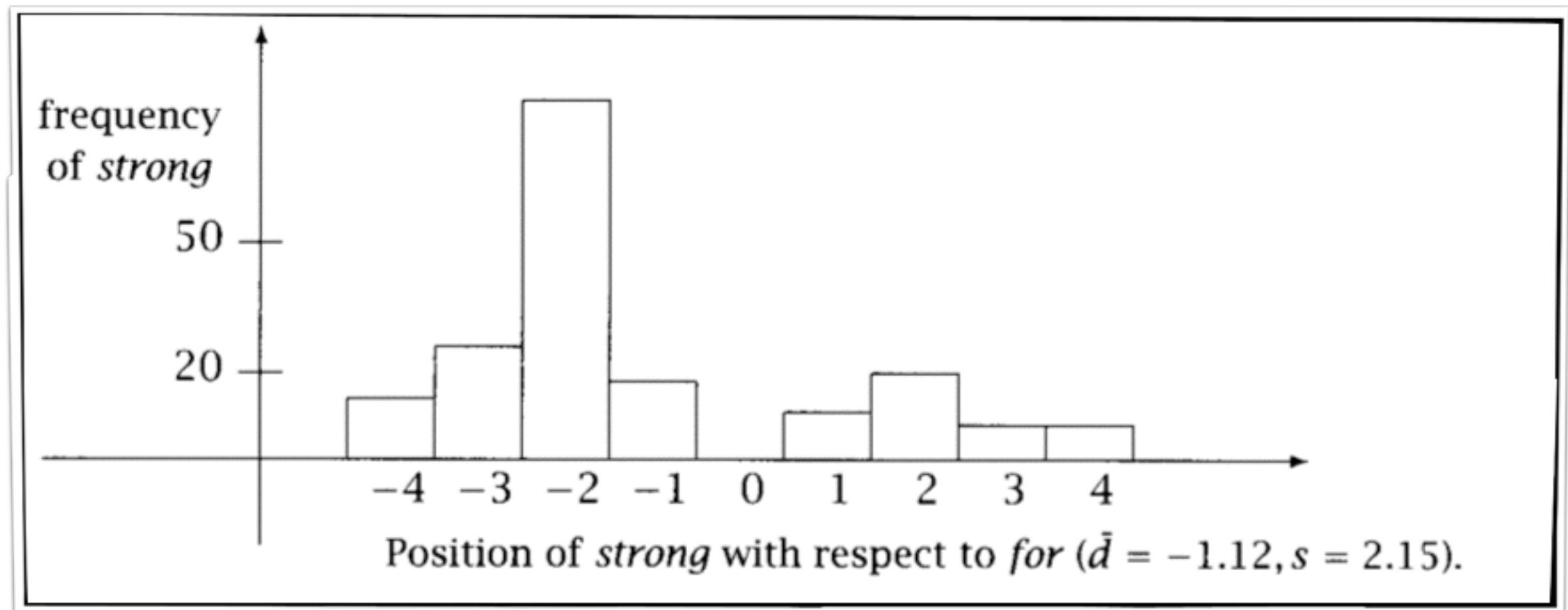
n - число раз, когда два слова встретились

d_i - смещение между словами

$\bar{d}$ - выборочное среднее смещений

Гистограмма

- Пример: strong ... for
 - “strong [business] support for”



Пример

s	$\bar{d}$	Count	Word 1	Word 2
0.43	0.97	11657	New	York
0.48	1.83	24	previous	games
0.15	2.98	46	minus	points
0.49	3.87	131	hundreds	dollars
4.03	0.44	36	editorial	Atlanta
4.03	0.00	78	ring	New
3.96	0.19	119	point	hundredth
3.96	0.29	106	subscribers	by
1.07	1.45	80	strong	support
1.13	2.57	7	powerful	organizations
1.01	2.00	112	Richard	Nixon
1.05	0.00	10	Garrison	said

- Большое среднеквадратичное отклонение показывает, что сочетание не очень интересное

Проверка статистических гипотез

Проверка статистических гипотез

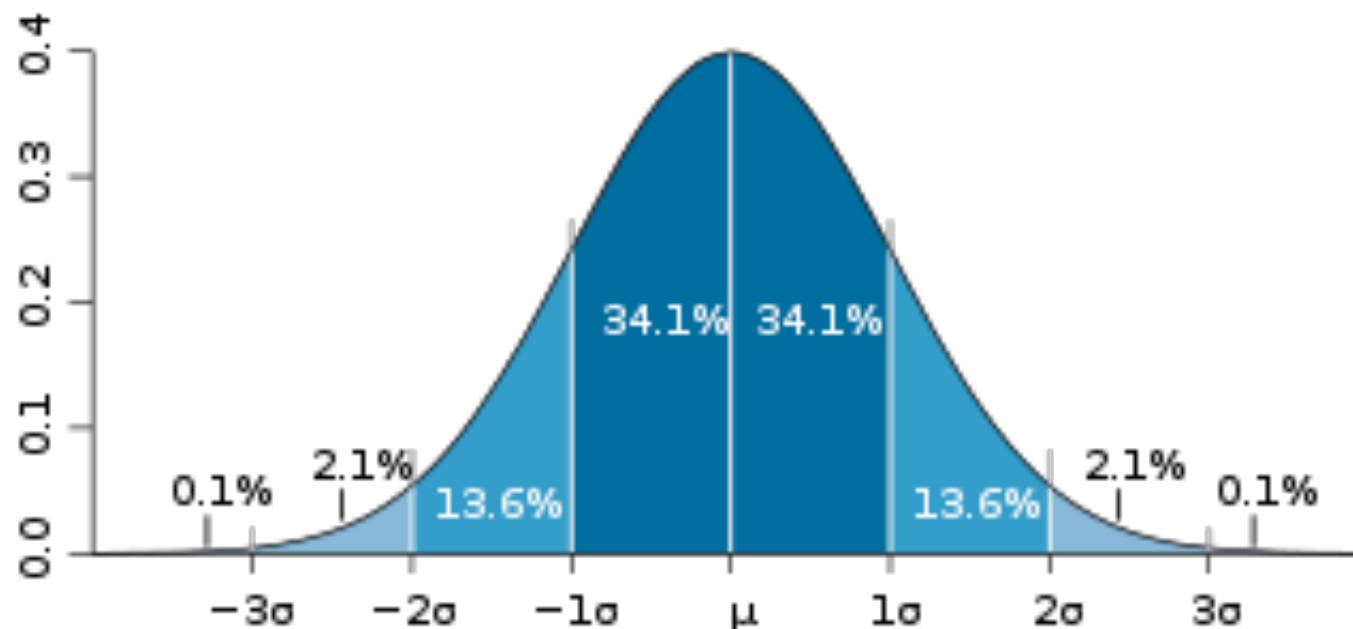
- **Основная идея:** слова словосочетания встречаются вместе **значительно** чаще чем просто случайно
- **Инструменты:**
 - t-критерий Стьюдента (t-test)
 - Критерий согласия Пирсона (Chi-квадрат)
 - Критерий отношения правдоподобия (Likelihood ratio test)

Нулевая гипотеза

- H_0 -слова встречаются независимо
 - $P(w_1, w_2) = P(w_1)P(w_2)$
- Какова вероятность получить словосочетание w_1w_2 , при условии что гипотеза верна?
 - $p = P(w_1w_2 | H_0)$

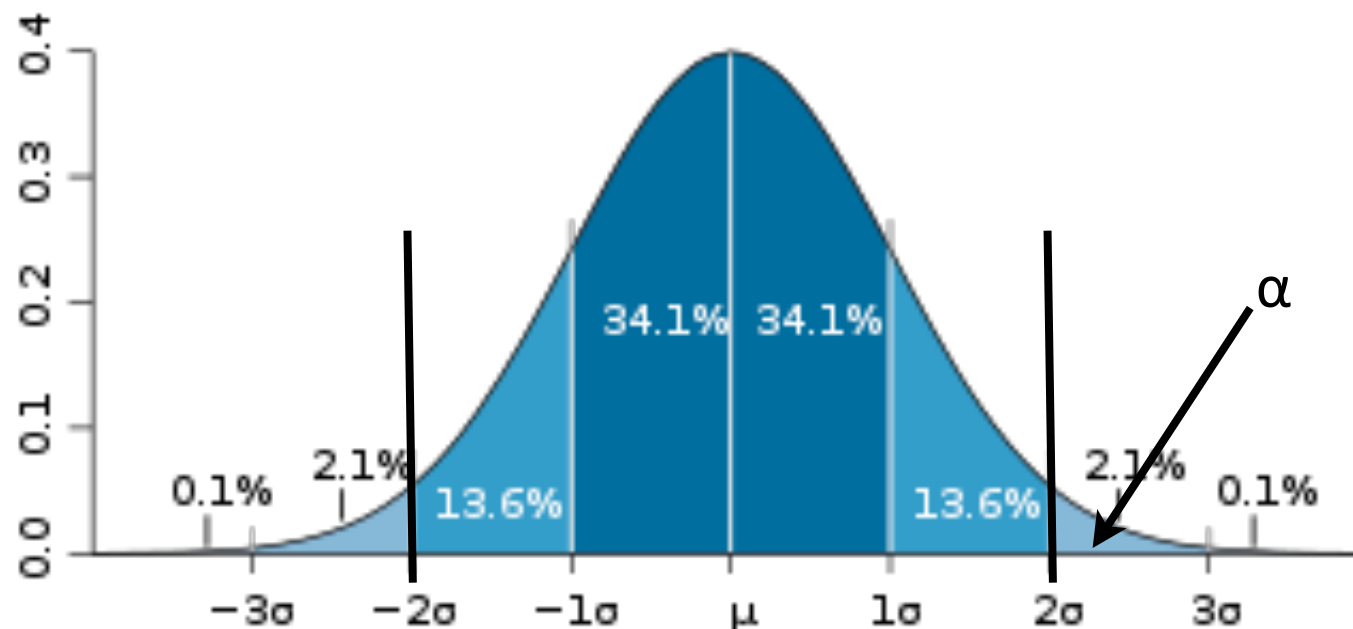
T-критерий Стьюдента

- Разработан Уильямом Госсетом для оценки качества пива Гиннесс
- Рассмотрим распределение выборочного среднего $\bar{y}$ в всевозможных выборках длины n
- По ЦПТ, при больших n :



T-критерий Стьюдента

- Если для наших данных наблюдаемое выборочное среднее сильно отклоняется от ожидаемого при нулевой гипотезе, то с вероятностью p гипотеза не верна
- α - ошибка первого рода
- $p < \alpha$ - отвергаем гипотезу



T-критерий Стьюдента

- T-статистика

$$t = \frac{\bar{x} - \mu}{\sqrt{\frac{s^2}{N}}}$$

μ -ожидаемое мат. ожидание
 $\bar{x}$ -выборочное среднее
 s^2 -выборочная дисперсия
 N -размер выборки

- Распределение Стьюдента (стремится к нормальному при больших N)

P		0.05	0.025	0.01	0.005	0.001	0.0005
C		90%	95%	98%	99%	99.8%	99.9%
d.f.	1	6.314	12.71	31.82	63.66	318.3	636.6
	10	1.812	2.228	2.764	3.169	4.144	4.587
	20	1.725	2.086	2.528	2.845	3.552	3.850
(z)	∞	1.645	1.960	2.326	2.576	3.091	3.291

T-критерий. Пример

- Предположим, что средний рост мужчин в популяции равен 158 см
- Для выборки из 200 мужчин $\bar{x} = 169, s^2 = 2600$
- Тогда
$$t = \frac{169 - 158}{\sqrt{\frac{2600}{200}}} = 3.05$$
- Для $\alpha=0.005$:
- $3.05 > 2.576$
- отвергаем гипотезу

P		0.05	0.025	0.01	0.005	0.001	0.0005
C		90%	95%	98%	99%	99.8%	99.9%
d.f.	1	6.314	12.71	31.82	63.66	318.3	636.6
	10	1.812	2.228	2.764	3.169	4.144	4.587
	20	1.725	2.086	2.528	2.845	3.552	3.850
(z)	∞	1.645	1.960	2.326	2.576	3.091	3.291

T-критерий для словосочетаний

- Пусть нулевая гипотеза верна
- Рассмотрим процесс случайной генерации биграмм, если встретили бигramму w_1w_2 (с вероятностью p) генерируем 1, в противном случае 0 (схема Бернулли)
биномиальное распределение →
- мат. ожидание = p
- дисперсия = $p(1-p) \approx p$ при малых p

$$t = \frac{\bar{x} - \mu}{\sqrt{\frac{s^2}{N}}}$$

$$\mu = H_0 = P(w_1)P(w_2)$$

$\bar{x}$ -отношение w_1w_2 к общему кол-ву биграмм

s^2 -отношение w_1w_2 к общему кол-ву биграмм

N -общее количество биграмм

Пример

- new companies (встретилась 8 раз)

$$P(new) = \frac{15828}{14307668} \quad P(companies) = \frac{4675}{14307668}$$

$$H_0 : P(new \text{ companies}) = P(new)P(companies) = \frac{15828}{14307668} \times \frac{4675}{14307668} \approx 3.615 \times 10^{-7}$$

$$\bar{x} = \frac{8}{14307668} \approx 5.591 \times 10^{-7}$$

$$t = \frac{\bar{x} - \mu}{\sqrt{\frac{s^2}{N}}} \approx \frac{5.591 \times 10^{-7} - 3.615 \times 10^{-7}}{\sqrt{\frac{5.591 \times 10^{-7}}{14307668}}} \approx 0.999932$$

- не можем отвергнуть гипотезу

Для корпуса

t	$C(w^1)$	$C(w^2)$	$C(w^1 w^2)$	w^1	w^2
4.4721	42	20	20	Ayatollah	Ruhollah
4.4721	41	27	20	Bette	Midler
4.4720	30	117	20	Agatha	Christie
4.4720	77	59	20	videocassette	recorder
4.4720	24	320	20	unsalted	butter
2.3714	14907	9017	20	first	made
2.2446	13484	10570	20	over	many
1.3685	14734	13478	20	into	them
1.2176	14093	14776	20	like	people
0.8036	15019	15629	20	time	last

Хи-квадрат

- Сравнить наблюдаемые частоты в корпусе с ожидаемыми частотами при верной гипотезе о независимости
- Если различие большое - отвергаем гипотезу
- (Выборка должна быть большая)

χ^2 - общая формула

- Меры:

- E_{ij} = ожидаемое кол-во коллокаций

- O_{ij} = наблюдаемое кол-во коллокаций

$$\chi^2 = \sum_{i,j} \frac{O_{ij} - E_{ij}}{E_{ij}}$$

- Результат

- Смотрим число в таблице для распределения χ^2

- если число в таблице меньше, то отвергаем гипотезу

χ^2 - для биграмм

	$w_1 = new$	$w_1 \neq new$
$w_2 = companies$	8 (new companies)	4667 (e.g., old companies)
$w_2 \neq companies$	15820 (e.g., new machines)	14287181 (e.g., old machines)

$$\chi^2 = \frac{N(O_{11}O_{22} - O_{12}O_{21})^2}{(O_{11} + O_{12})(O_{11} + O_{21})(O_{12} + O_{22})(O_{21} + O_{22})}$$

$$\frac{14307668(8 \times 14287181 - 4667 \times 15820)^2}{(8 + 4667)(8 + 15820)(4667 + 14287181)(15820 + 14287181)} \approx 1.55$$

p	0.99	0.95	0.10	0.05	0.01	0.005	0.001
d.f. 1	0.00016	0.0039	2.71	3.84	6.63	7.88	10.83
2	0.020	0.10	4.60	5.99	9.21	10.60	13.82
3	0.115	0.35	6.25	7.81	11.34	12.84	16.27
4	0.297	0.71	7.78	9.49	13.28	14.86	18.47
100	70.06	77.93	118.5	124.3	135.8	140.2	149.4

Критерий отношения правдоподобия

- На сколько более правдоподобна одна гипотеза, чем другая
- $H_1: P(w_2|w_1) = p = P(w_2|\neg w_1)$
- $H_2: P(w_2|w_1) = p_1 \neq p_2 = P(w_2|\neg w_1)$
 $(p_1 \gg p_2)$

Критерий отношения правдоподобия

	H_1	H_2
$P(w_2 w_1)$	$p = \frac{c_2}{N}$	$p = \frac{c_{12}}{c_1}$
$P(w_2 \neg w_1)$	$p = \frac{c_2}{N}$	$p = \frac{c_2 - c_{12}}{N - c_1}$

- Так же как в t-критерии предполагаем схему Бернулли и биномиальное распределение

$$b(k; n, x) = C_n^k x^k (1 - x)^{n-k}$$

	H_1	H_2
c_{12} из c_1 биграмм-это w_1w_2	$b(c_{12}; c_1, p)$	$b(c_{12}; c_1, p_1)$
$c_2 - c_{12}$ из $N - c_1$ биграмм-это не w_1w_2	$b(c_2 - c_{12}; N - c_1, p)$	$b(c_2 - c_{12}; N - c_1, p_2)$

$$L(H_1) = b(c_{12}; c_1, p)b(c_2 - c_{12}; N - c_1, p)$$

$$L(H_2) = b(c_{12}; c_1, p_1)b(c_2 - c_{12}; N - c_1, p_2)$$

Отношение правдоподобия

$$\begin{aligned}\log \lambda &= \log \frac{L(H_1)}{L(H_2)} \\ &= \log \frac{b(c_{12}, c_1, p) b(c_2 - c_{12}, N - c_1, p)}{b(c_{12}, c_1, p_1) b(c_2 - c_{12}, N - c_1, p_2)} \\ &= \log L(c_{12}, c_1, p) + \log L(c_2 - c_{12}, N - c_1, p) \\ &\quad - \log L(c_{12}, c_1, p_1) - \log L(c_2 - c_{12}, N - c_1, p_2)\end{aligned}$$

где $L(k, n, x) = x^k (1 - x)^{n-k}$

Результат для корпуса

$-2 \log \lambda$	$C(w^1)$	$C(w^2)$	$C(w^1 w^2)$	w^1	w^2
1291.42	12593	932	150	most	powerful
99.31	379	932	10	politically	powerful
82.96	932	934	10	powerful	computers
80.39	932	3424	13	powerful	force
57.27	932	291	6	powerful	symbol
51.66	932	40	4	powerful	lobbies
51.52	171	932	5	economically	powerful
51.05	932	43	4	powerful	magnet
50.83	4458	932	10	less	powerful
50.75	6252	932	11	very	powerful
49.36	932	2064	8	powerful	position
48.78	932	591	6	powerful	machines
47.42	932	2339	8	powerful	computer
43.23	932	16	3	powerful	magnets
43.10	932	396	5	powerful	chip
40.45	932	3694	8	powerful	men
36.36	932	47	3	powerful	486
36.15	932	268	4	powerful	neighbor
35.24	932	5245	8	powerful	political
34.15	932	3	2	powerful	cudgels

- $-2 \log \lambda$ имеет распределение χ^2

Заключение

- Поиск словосочетаний может улучшить качество многих приложений
- Для поиска словосочетаний могут использоваться простые статистические модели в комбинации эвристиками
- Для проверки “значимости” словосочетаний применяются методы проверки статистических гипотез

Следующая лекция

- Синтаксический анализ