

# Вычисление межтекстового расстояния при количественном определении авторства

*Борис Орехов* [nevmenandr@gmail.com](mailto:nevmenandr@gmail.com)

Эта презентация



# Атрибуция

# Зачем нужна атрибуция

Атрибуция — определение авторства — имеет много применений как в науке, так и в приземленных задачах, например, в судебной практике.

Сегодня мы будем говорить о текстовой атрибуции.

Иногда от того, кто автор текста, зависит судьба крупной суммы денег, иногда — карьера или свобода человека, а иногда людям просто интересно, кто же написал то или иное произведение.



# Атрибуция и художественная литература

С точки зрения науки о литературе, строго говоря, всё равно, является автором «Тихого Дона» Михаил Шолохов или Фёдор Крюков, но общественность этот вопрос волновать не перестанет, наверное, уже никогда.

Иногда определение авторства художественного произведения мыслится как единственная задача цифровой филологии (digital literary studies)



# ДН и количественная атрибуция

That even after more than a decade of energetic speculation, the phrase and the concept “digital humanities” still frustrates attempts at provisional definition, let alone precision, is a liability and a predicament for anyone who has come to realize that sustained shouting about novelty only deafens. (p. XIII)

*Brian Lennon* Passwords: Philology, Security, Authentication . Cambridge, Mass.: Harvard University Press, 2018



# Атрибуция неколичественная и количественная

Атрибуция может выглядеть по-разному. Надежнее всего такая, которая основана на документах. Если бухгалтерия в своей строгой отчетности зафиксировала выплату денег за определенный текст некоторому лицу, очень высока вероятность, что получатель денег и есть автор этого текста. Вероятность этого выше, чем **при любом другом** способе выяснить, кто автор.



# Текст как единственный источник информации

Но у нас не всегда есть надежные документы. И даже чаще их нет. Тогда единственным способом докопаться до истины будет сам текст, и люди верят, что, опираясь только на содержащиеся в нем косвенные свидетельства, можно установить, кто его написал. Хотя вообще-то это не более чем самонадеянная гипотеза, но мифы эпохи модерна слишком сильны.





# Мифы атрибуции

Но вокруг атрибуции в принципе много мифов. Например, может показаться, что установить авторство можно по одному-единственному слову. Так, были те, кто считал, что автором известного произведения русской литературы XVIII в. «Отрывок путешествия в\*\*\* И\*\*\* Т\*\*\*» является А. Н. Радищев потому что Радищев написал другое, самое известное, произведение русской литературы, содержащее в своем заглавии слово «путешествие». Так себе доказательная база. Чтобы всерьез об этом рассуждать, нужно забыть, что были и другие авторы, писавшие про путешествия. Например, Василий Алексеевич Лёвшин создал роман «Новейшее путешествие» (1784) и Михаил Михайлович Щербатов написал «Путешествие в землю Офирскую господина С..., шведского дворянина» (тоже 1784).

# Слово «путешествие» и частотный словарь

Вообще, такое заметное слово, как «путешествие», вряд ли годится как аргумент, оно входит в топ 2700 самых частотных слов русского языка. Так что опираться только на него в рассуждениях наивно. Кто угодно может употребить это слово, язык для всех общий.



# Необходимость проверок


Эта область чрезвычайно похожа на доказательную медицину. Тут надо все проверять и всякие «общие соображения» могут оказаться пустышкой.

Каждый второй «знает», как вычислять авторство в тексте, потому что это кажется ему очевидным, или он что-нибудь читал про это много лет назад (например, у родителей академика Фоменко), но никто не знает, насколько эти методы действительно работают. Проверять слишком скучно.



## Плохой пример

Дэвид Робинсон из Hearst 7 лет назад задался вопросом, кто написал колонку в «New York Times», представившись сотрудником администрации Трампа. Робинсону показалось, что будет удачной идеей найти специфичные для каждого твиттер-аккаунта представителя администрации Трампа слова с помощью метрики TF-IDF и посчитать косинусную близость между статьей и твитами разных близких к Трампу людей. Вышло, что наиболее вероятный кандидат на авторство колонки — сам Трамп. Или кто-то из Госдепа. Про некоторые наборы научных идей говорят, что элементы в них либо тривиальны, либо неверны.



# TF-IDF

$$tf(t, d) = \frac{n_t}{\sum_k n_k}$$

где  $n_t$  число вхождений слова  $t$  в документ, а в знаменателе — общее число слов в данном документе.

$$idf(t, D) = \log \frac{|D|}{|\{d_i \in D \mid t \in d_i\}|}$$

где

$|D|$  — число документов в коллекции;  $|\{d_i \in D \mid t \in d_i\}|$  — число документов из коллекции  $D$ , в которых встречается  $t$  (когда  $n_t \neq 0$ )



# Шекспир и военная разведка

But the 1848 revolutions swept many of the European “black chambers” away, and when an imperial United States assembled its first cryptanalytic military intelligence service in 1917, it was recruiting its personnel from two seemingly unlikely places: Riverbank Laboratories, a private research foundation in Illinois whose staff included amateur scholars laboring to decipher Francis Bacon’s ostensibly enciphered authorship of Shakespeare’s plays; and university departments of English, especially at Chicago and Yale, where the Baconians’ Stratfordian opponents in Shakespeare studies served on the faculty.

*Brian Lennon Passwords...*




# Стилометрия

# Шире, чем атрибуция

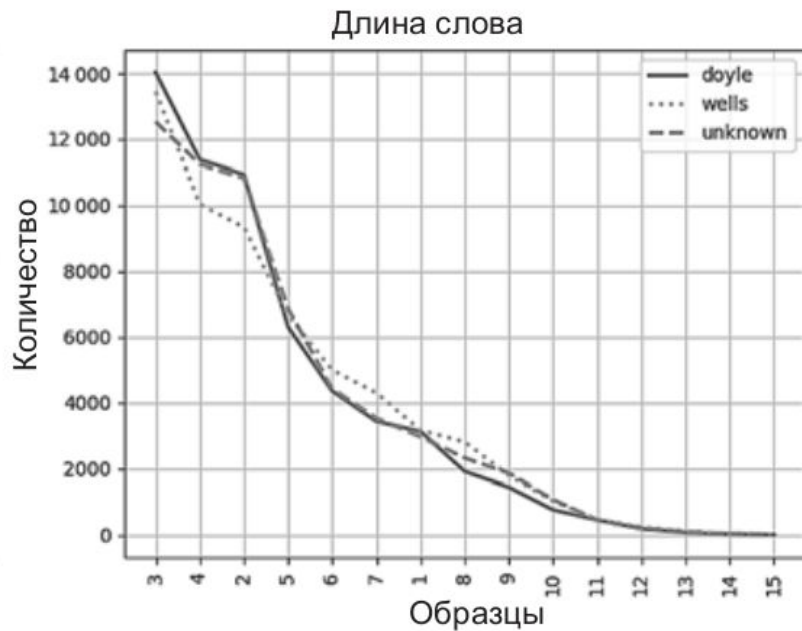
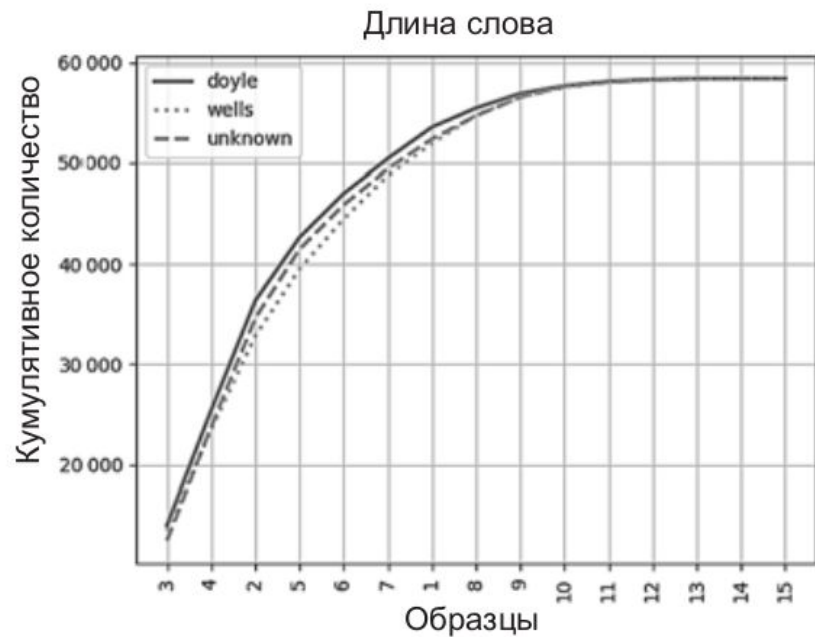
«Стилометрия — это статистический анализ стилистики посредством компьютерного анализа текста».

«Python для хакеров: нетривиальные задачи и проекты» (2023) Л. Вогана  
(Глава 2, стр. 57—84)

Но! Стилометрия началась (самое позднее, а есть мнения, что и раньше) в середине XIX века, когда никаких компьютеров еще не было. А само слово «стилометрия» применил к текстам современник Ленина.



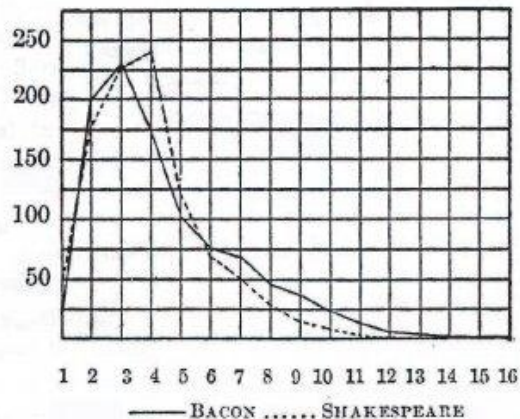




**Рис. 2.3.** Кумулятивный график NLTK (слева) и распределение частотности по умолчанию (справа)

# Почему линейный график, а не столбчатый?


Все дело в том, что — осознанно или нет — Воган опирается здесь на работы геофизика Томаса Менденхолла 1880-х годов, который предполагал, что частотность слов в идиостиле автора должна работать как-то так же, как и открытый незадолго до этого спектральный анализ химических элементов.

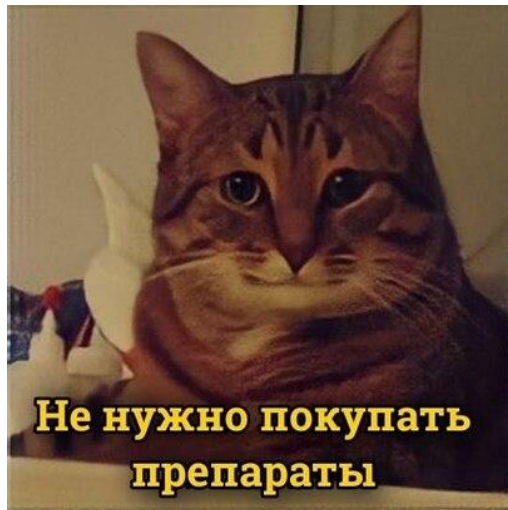


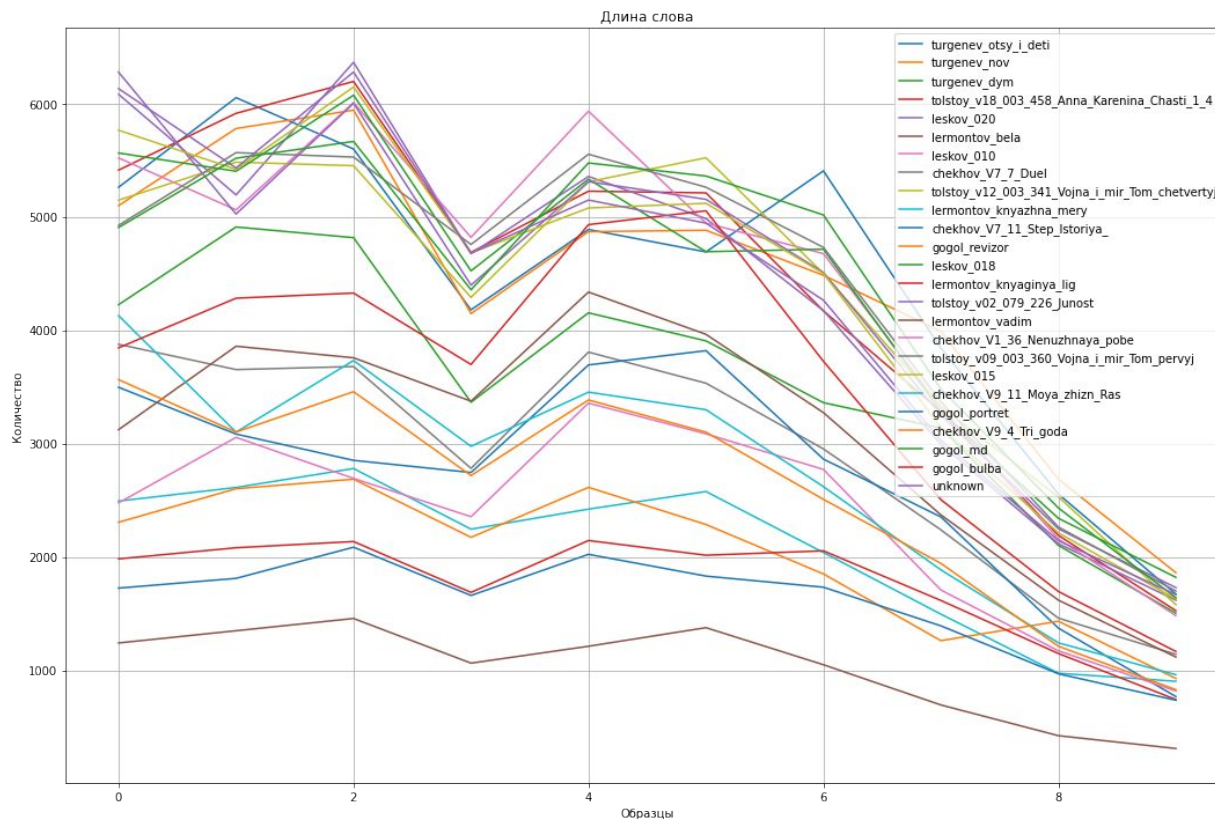
# Работает ли такой подход?

Но с 1880-х годов научная мысль все-таки несколько ушла вперед, и все это из 2025-го выглядит достаточно наивно. Да и некритично воспринятый формат графиков показывает, что в питоне автор понимает больше, чем в количественной атрибуции.

Спектральный анализ, геофизики, графики — это все, конечно, интересно, но можно ли доверять этому методу? В книге Вогана есть пример, где он показывает, что «Затерянный мир», вроде как, несколько больше похож на «Собаку Баскервиль», чем на «Войну миров», но это неточно.








Если ВЗЯТЬ побольше текстов и на русском

# Филологи-классики и стилометрия

Хотя классическая филология была одной из первых гуманитарных дисциплин, обратившейся к количественным исследованиям, стилометрия никогда не рассматривалась филологами как самодостаточный метод. Суждение об авторстве текста, как писал Фридрих Бласс, должно учитывать данные рукописной традиции, свидетельства современников, соответствие бытовых и исторических реалий времени жизни автора, а также соответствие идей, тем и жанров тому, что известно по подлинным сочинениям автора. <...> Стилистические и языковые особенности — лишь один, не главный и не единственный, инструмент исследователя, а из этих особенностей лишь некоторые могут быть описаны количественно. В этом смысле и современные методы «атрибуции авторства», опирающиеся на статистику и технологии, могут играть только вспомогательную роль и не представляют угрозы традиционным подходам.

*Алиева О. В. Меры расстояния для определения авторства древнегреческих текстов*





В действительности все не так,  
как на самом деле

# Подходы, основанные на расстоянии

Текст или группа текстов могут быть представлены в виде вектора — упорядоченного множества значений, которые называются координатами или компонентами вектора. Для каждой пары векторов может быть вычислено расстояние или сходство между ними; минимальное расстояние или максимальное сходство будут указывать на возможного автора.

*Алиева О. В. Меры расстояния...*





# Критерии метрики

функция считается метрикой расстояния, только если она удовлетворяет критериям неотрицательности, идентичности и симметричности, а также отвечает дополнительному условию — неравенству треугольника.

*Алиева О. В. Меры расстояния...*



# Ключевая работа

state-of-the-art  
количественной атрибуции

Burrows J. F. Delta: A Measure of Stylistic Difference and a Guide to Likely Authorship // Literary and Linguistic Computing 2002. 17(3): 267–287


---

# Delta

$$\Delta = \sum_{i=1}^n \frac{|z(x_i) - z(y_i)|}{n}$$

$$z = \frac{x - \mu}{\sigma}$$

$n$  — число слов для анализа,  $x$  — частотность,  $\mu$  — среднее значение,  $\sigma$  — стандартное отклонение



# Delta, howto

До начала расчетов необходимо задать некоторое количество наиболее частотных словоформ для всего корпуса. Например, 100. В большинстве случаев этого хватает для успешной атрибуции. Дальнейшие расчеты проводятся только для этих слов. Самыми частотными в корпусе являются служебные, а не полнозначные слова. Таким образом, не важна тематика текста. Для каждого из этих слов в каждом из текстов корпуса вычисляется z-score. Среднее арифметическое взятых по модулю разниц между z-score у двух сравниваемых текстов – это и есть искомое значение Delta.



Почему это работает, никто не знает, но это работает, что проверено на множестве разных кейсов и языков — от арабского до древнеанглийского. И даже с китайским все получается, хотя там все не так, как мы привыкли, и со словами, и с графикой.

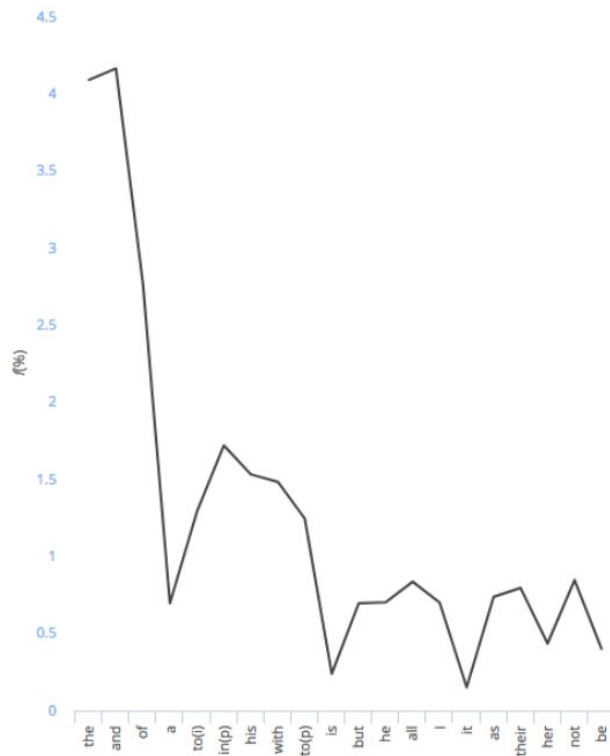




Разбираемся в смысле подсчетов

## PARADISE LOST

John Milton  
William Congreve  
Matthew Prior  
Abraham Cowley  
Nahum Tate  
John Denham  
Andrew Marvell  
John Oldham  
John Dryden  
Thomas D'Urfey  
Elkanah Settle  
Thomas Shadwell  
Jonathan Swift  
Samuel Butler  
Anne Wharton  
Edmund Waller  
Charles Cotton  
Aphra Behn  
Robert Gould  
Charles Sedley  
Charles Sackville  
Alexander Radcliffe  
Alexander Brome  
John Wilmot  
Katherine Phillips



«Потерянный рай» Мильтона, MFW

## PARADISE LOST

John Milton

William Congreve

Matthew Prior

Abraham Cowley

Nahum Tate

John Denham

Andrew Marvell

John Oldham

John Dryden

Thomas D'Urfey

Elkanah Settle

Thomas Shadwell

Jonathan Swift

Samuel Butler

Anne Wharton

Edmund Waller

Charles Cotton

Aphra Behn

Robert Gould

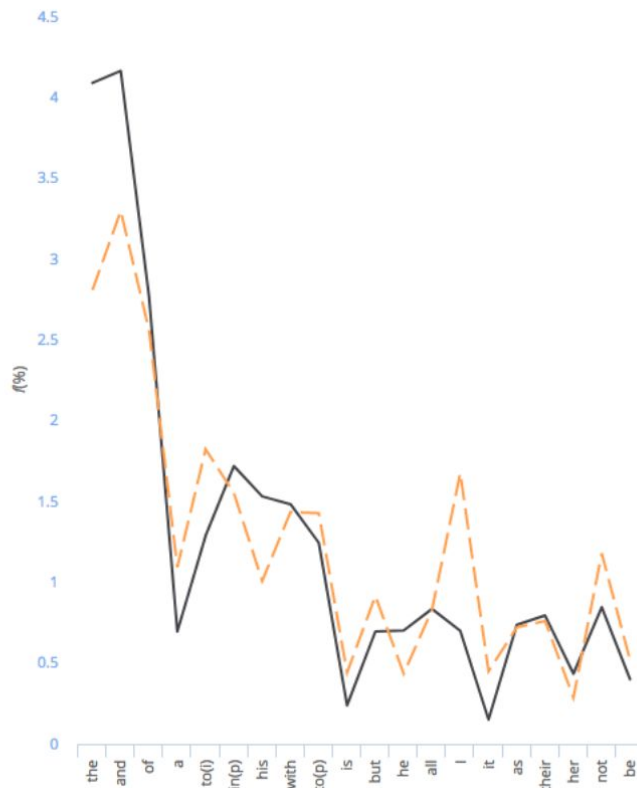
Charles Sedley

Charles Sackville

Alexander Radcliffe

Alexander Brome

John Wilmot



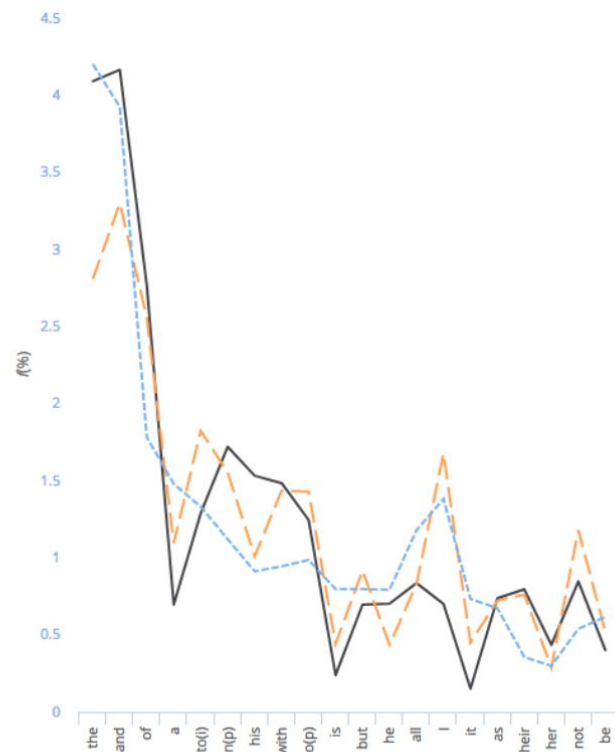
Мильтон кандидат на авторство



## PARADISE LOST

John Milton

William Congreve  
Matthew Prior  
Abraham Cowley  
Nahum Tate  
John Denham  
Andrew Marvell  
John Oldham  
John Dryden  
Thomas D'Urfey  
Elkanah Settle  
Thomas Shadwell  
Jonathan Swift  
Samuel Butler  
Anne Wharton  
Edmund Waller  
Charles Cotton  
Aphra Behn  
Robert Gould  
Charles Sedley  
Charles Sackville  
Alexander Radcliffe  
Alexander Brome  
John Wilmot  
Katherine Phillips



автор-дистрактор

## PARADISE LOST

John Milton

William Congreve

Matthew Prior

Abraham Cowley

Nahum Tate

John Denham

Andrew Marvell

John Oldham

John Dryden

Thomas D'Urfey

Elkanah Settle

Thomas Shadwell

Jonathan Swift

Samuel Butler

Anne Wharton

Edmund Waller

Charles Cotton

Aphra Behn

Robert Gould

Charles Sedley

Charles Sackville

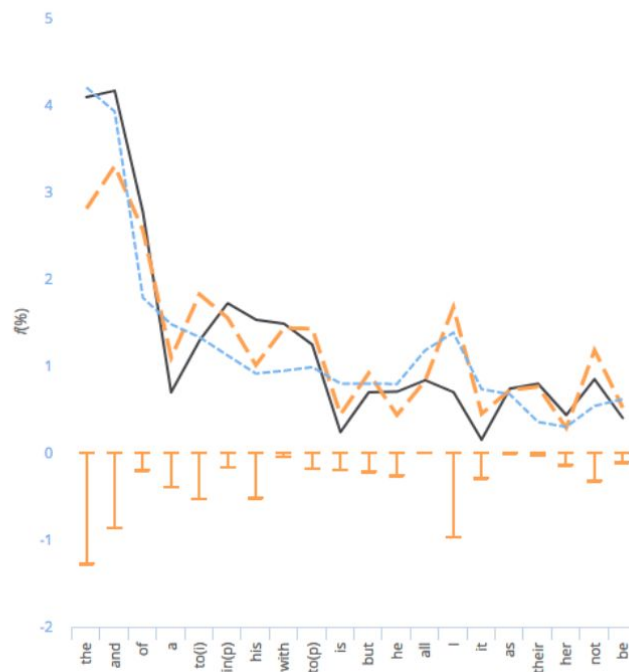
Alexander Radcliffe

Alexander Brome

John Wilmot

Robert Herrick

For each candidate text calculate the distances between its individual values and the ones of Paradise Lost



Расстояние между целевым значением и Мильтоном

## PARADISE LOST

John Milton

William Congreve

Matthew Prior

Abraham Cowley

Nahum Tate

John Denham

Andrew Marvell

John Oldham

John Dryden

Thomas D'Urfey

Elkanah Settle

Thomas Shadwell

Jonathan Swift

Samuel Butler

Anne Wharton

Edmund Waller

Charles Cotton

Aphra Behn

Robert Gould

Charles Sedley

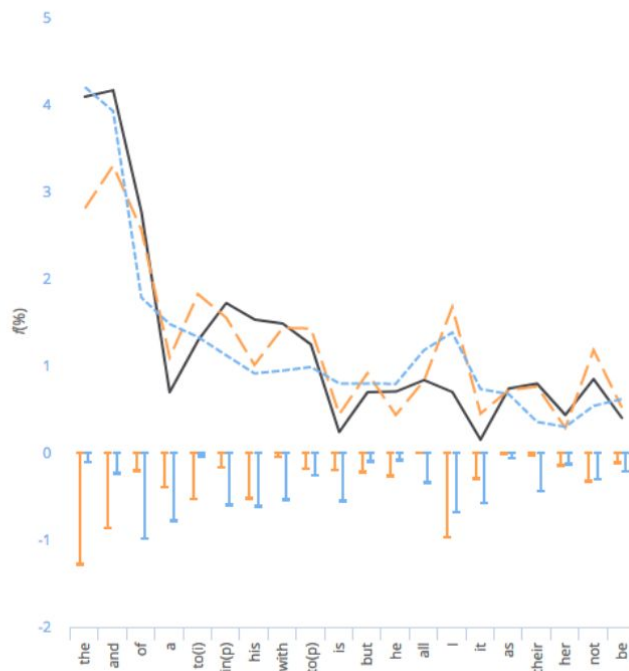
Charles Sackville

Alexander Radcliffe

Alexander Brome

John Wilmot

For each candidate text calculate the distances between its individual values and the ones of Paradise Lost



Все расстояния (слова)

## PARADISE LOST

John Milton

William Congreve

Matthew Prior

Abraham Cowley

Nahum Tate

John Denham

Andrew Marvell

John Oldham

John Dryden

Thomas D'Urfey

Elkanah Settle

Thomas Shadwell

Jonathan Swift

Samuel Butler

Anne Wharton

Edmund Waller

Charles Cotton

Aphra Behn

Robert Gould

Charles Sedley

Charles Sackville

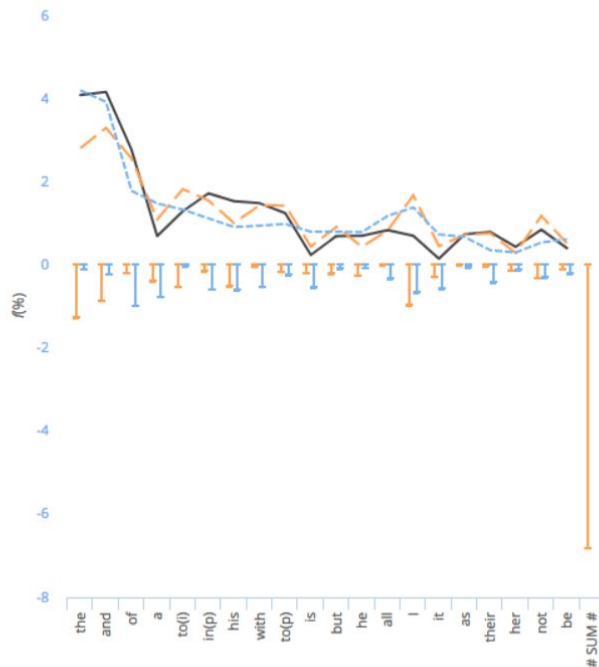
Alexander Radcliffe

Alexander Brome

John Wilmot

Katherine Phillips

For each candidate text sum up all the distances =  
DELTA-score



Общее расстояние (тексты)

## PARADISE LOST

John Milton

William Congreve

Matthew Prior

Abraham Cowley

Nahum Tate

John Denham

Andrew Marvell

John Oldham

John Dryden

Thomas D'Urfey

Elkanah Settle

Thomas Shadwell

Jonathan Swift

Samuel Butler

Anne Wharton

Edmund Waller

Charles Cotton

Aphra Behn

Robert Gould

Charles Sedley

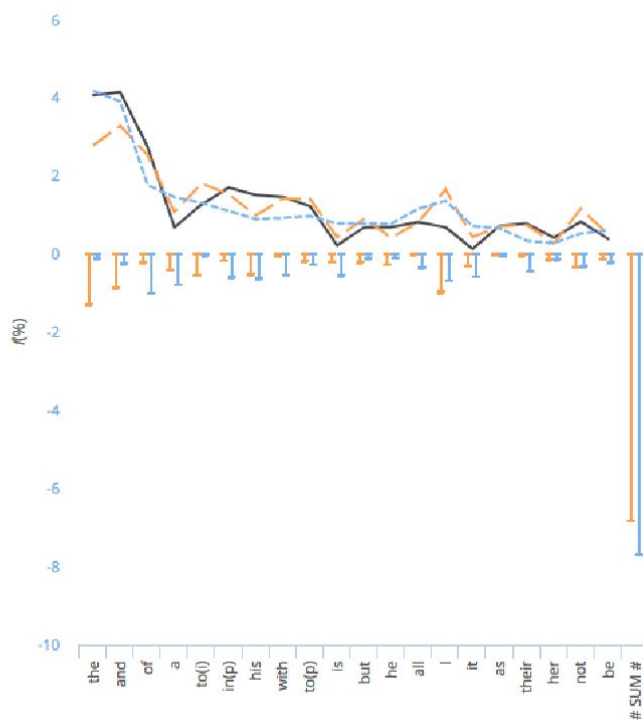
Charles Sackville

Alexander Radcliffe

Alexander Brome

John Wilmot

For each candidate text sum up all the distances =  
DELTA-score

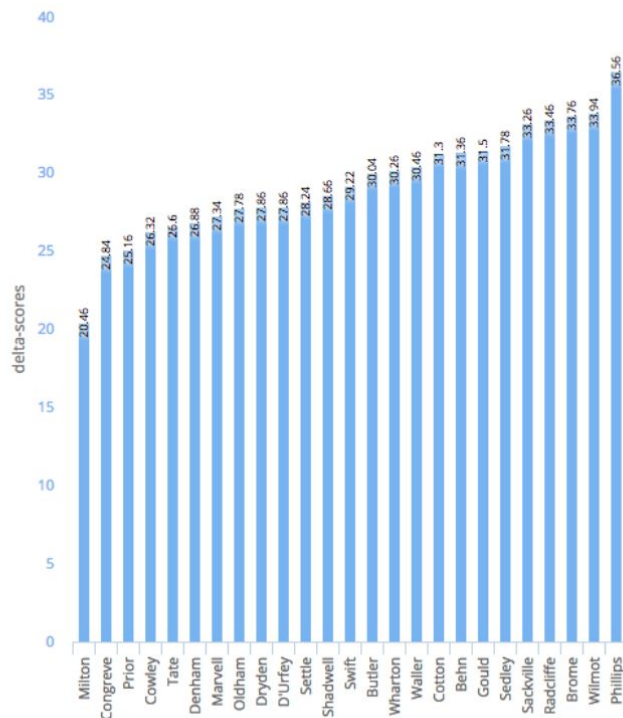


Разница в расстояниях

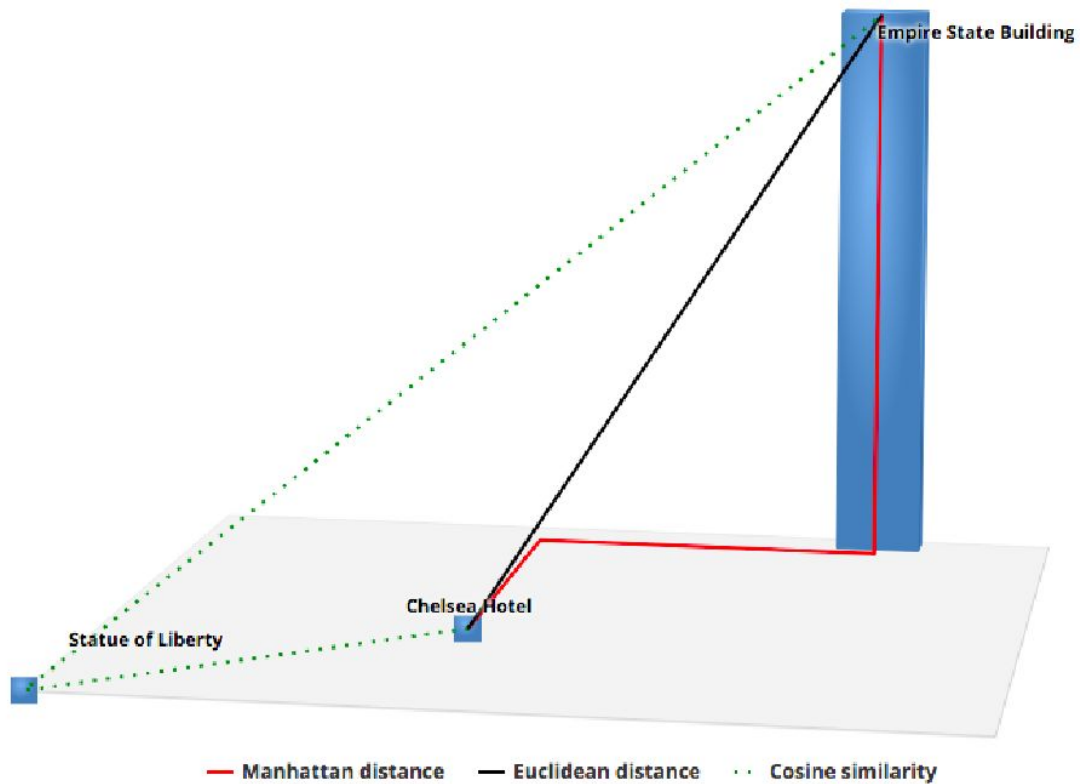
### PARADISE LOST

John Milton  
William Congreve  
Matthew Prior  
Abraham Cowley  
Nahum Tate  
John Denham  
Andrew Marvell  
John Oldham  
John Dryden  
Thomas D'Urfey  
Elkanah Settle  
Thomas Shadwell  
Jonathan Swift  
Samuel Butler  
Anne Wharton  
Edmund Waller  
Charles Cotton  
Aphra Behn  
Robert Gould  
Charles Sedley  
Charles Sackville  
Alexander Radcliffe  
Alexander Brome  
John Wilmot  
Katherine Phillips

DELTA-scores for all candidate authors



Все расстояния вместе (иллюстрации П. Плехача)



Расстояния



Другие расстояния



результаты. Манхэттенское расстояние, оно же расстояние городских кварталов, лежит в основе метода Берроуза [[Burrows, 2002](#)]. В качестве альтернативы предлагалось использовать евклидово расстояние [[Argamon, 2008](#)], а также косинусное сходство<sup>5</sup> [Smith, Aldridge, 2011. Р. 79–80], в том числе с предварительной стандартизацией [[Evert, Proisl et al., 2017](#)]. Стандартизация признаков по z-оценке показывает, на сколько стандартных отклонений значения признака больше или меньше среднего арифметического. Высокая точность классификации достигались с использованием сходства Ружечки, оно же *minmax* [[Koppel, Winter, 2014](#); [Kestemont et al., 2016](#)]. 1 – *minmax* эквивалентно расстоянию Танимото, и наоборот [Cha, 2007. Р. 302]. Канберрское расстояние рекомен-

Алиева О. В. Меры расстояния...

результаты. Манхэттенское расстояние, оно же расстояние городских кварталов, лежит в основе метода Берроуза [Burrows, 2002]. В качестве альтернативы предлагалось использовать евклидово расстояние [Argamon, 2008], а также косинусное сходство<sup>5</sup> [Smith, Aldridge, 2011. Р. 79–80], в том числе с предварительной стандартизацией [Evert, Proisl et al., 2017]. Стандартизация признаков по z-оценке показывает, на сколько стандартных отклонений значения признака больше или меньше среднего арифметического. Высокая точность классификации достигались с использованием сходства Ружечки, оно же *minmax* [Koppel, Winter, 2014; Kestemont et al., 2016]. 1 – *minmax* эквивалентно расстоянию Танимото, и наоборот [Cha, 2007. Р. 302]. Канберрское расстояние рекомен-

Алиева О. В. Меры расстояния...

1	DManhattan	$\sum_{i=1}^n  P_i - Q_i $
2	DEuclidean	$\sqrt{\sum_{i=1}^n (P_i - Q_i)^2}$
3	SCosine	$\frac{\sum_{i=1}^n P_i Q_i}{\sqrt{\sum_{i=1}^n P_i^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n Q_i^2}}$
4	DTanimoto	$\frac{\sum_{i=1}^n \min(P_i, Q_i)}{\sum_{i=1}^n \max(P_i, Q_i)}$
5	DCanberra	$\frac{\sum_{i=1}^n  P_i - Q_i }{\sum_{i=1}^n (P_i + Q_i)}$
6	DClark	$\frac{\sum_{i=1}^n (P_i + Q_i)^2}{\sum_{i=1}^n P_i + \sum_{i=1}^n Q_i}$
7	DJeffreys	$\frac{\sum_{i=1}^n (P_i - Q_i) \ln P_i}{\sum_{i=1}^n Q_i}$
8	DLabbé	$\frac{\sum_{i=1}^n  P_i - Q_i }{2NP}$

*Таблица 1. Меры расстояния и сходства*

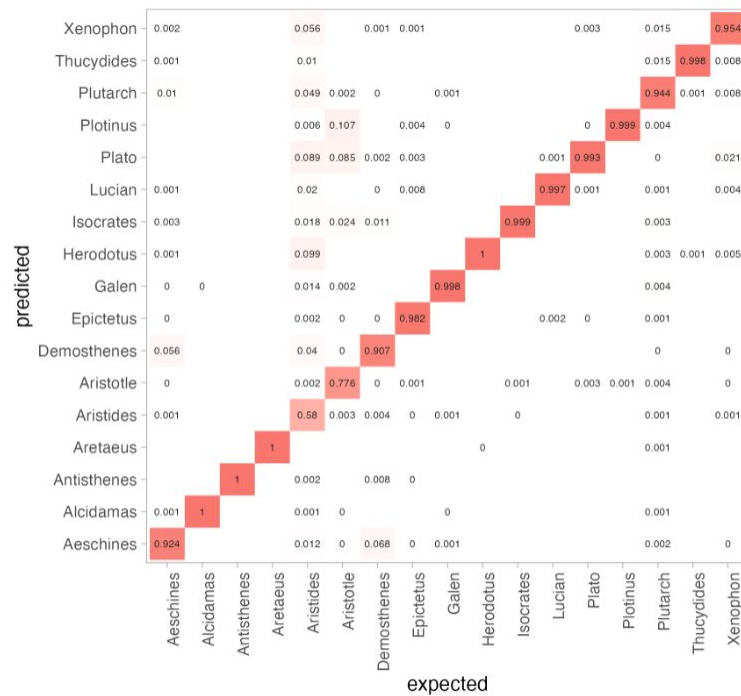


Рис. 8. Матрицы ошибок. COS\_S

Алиева О. В. Меры расстояния...



Как считать?

# Не вручную, конечно

R:

```
install.packages('stylo') # ставим пакет
```

```
setwd('R_stylo') # устанавливаем соотв. папку
```

```
library(stylo) # подключаем библиотеку
```

```
stylo() # вызываем GUI
```





Copyright (C) 2024 The R Foundation for Statistical Computing

Platform: x86\_64-pc-linux-gnu

R -- это свободное ПО, и оно поставляется безо всяких гарантий.

Вы вольны распространять его при соблюдении некоторых условий.

Введите 'license()' для получения более подробной информации.

R -- это проект, в котором сотрудничает множество разработчиков

Введите

'citat

в публ

Введит

получе

Введит

> setv

> libr

### st

If you

Ed

a

<h

To get full BibTeX entry, type: citation("stylo")

>

> stylo()

using current directory

Stylometry with R | stylo | set parameters

	INPUT & LANGUAGE	FEATURES	STATISTICS	SAMPLING	OUTPUT
INPUT:	plain text <input checked="" type="radio"/>	xml <input type="radio"/>	xml (plays) <input type="radio"/>	xml (no titles) <input type="radio"/>	html <input type="radio"/>
LANGUAGE:	English <input type="radio"/>	English (contr.) <input type="radio"/>	English (ALL) <input checked="" type="radio"/>	Latin <input type="radio"/>	Latin (u/v > u) <input type="radio"/>
	Polish <input type="radio"/>	Hungarian <input type="radio"/>	French <input type="radio"/>	Italian <input type="radio"/>	Spanish <input type="radio"/>
	Dutch <input type="radio"/>	German <input type="radio"/>	CJK <input type="radio"/>	Other <input type="radio"/>	Native encoding <input type="checkbox"/>

OK

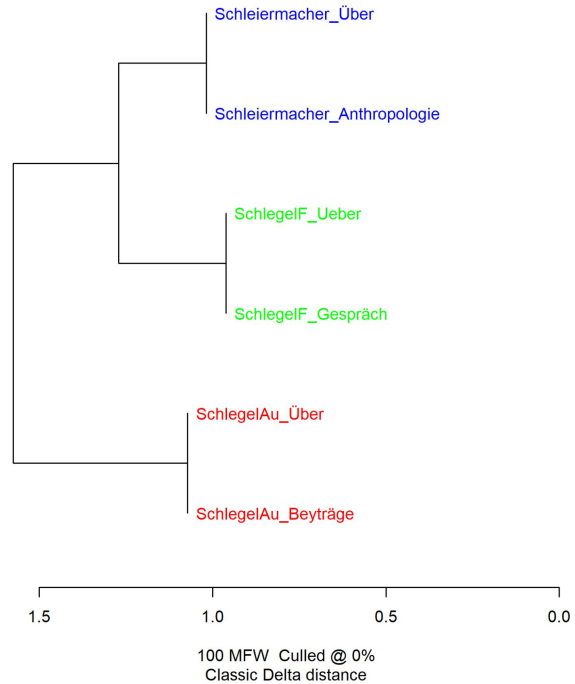
GUI

# Таблицы расстояний

	Булгаков_БелаяГвардия	Булгаков_МастериМаргарита	Иванов_Бронепоезд1469	Иванов_Г
Булгаков_БелаяГвардия		0.730950155372916	1.05660639749339	0.8698296
Булгаков_МастериМаргарита	0.730950155372916		1.3174371694465	1.1199071
Иванов_Бронепоезд1469	1.05660639749339	1.3174371694465		0.7615374
Иванов_ГолубыеПески	0.869829639790795	1.11990710428626	0.761537458827709	
Крюков_ГруппаБ	0.820738135825795	1.01968953959767	1.19738454977875	1.0057418
Крюков_Зыбь	0.973386567603556	1.04412818308415	1.21756759098551	1.0931547
Крюков_КисточникуИсцелений	1.07175010219892	1.21815831877945	1.27472584617636	1.1863708
Крюков_Мать	1.0794748785247	1.18827291371373	1.32158306043481	1.2171530
Крюков_Шквал	0.886868198366372	0.879857137541794	1.22338514122809	1.0956309
Леонов_Барсуки	0.833198143923984	0.949506879831114	1.10983721251759	0.9504977
Леонов_Вор	1.02090155667755	1.04338481244864	1.44858868359607	1.2069326
Островский_КакЗакалялась1	0.885770005513563	0.988091445370399	1.11178251527831	0.9291667
Островский_КакЗакалялась2	0.946615925092193	1.01015168463526	1.27568075417001	1.0020556
Севский_ДонНаКостылях	1.14273385903323	1.33579695568848	1.39339484168868	1.2222270
Серафимович_ЖелезныйПоток1	1.07111641461049	1.39581360021947	1.18060886872941	1.1162498
Серафимович_ЖелезныйПоток2	1.06320835206475	1.40484567726945	1.19767411437329	1.1049972
Фадеев_Разгром	1.04680113990552	0.997192823593271	1.31426456495089	1.2495911
Фурманов_Чапаев	1.12192612286954	1.13760697620434	1.3422335595438	1.2125847
Шолохов_ДонскиеРассказы	0.946194822103831	1.29105568259361	1.0574695449379	0.8776724
Шолохов_ОниСражалисьЗаРодину	0.9001478267005	0.972142581818599	1.18347893215187	1.0399216
Шолохов_ПоднятаяЦелина1	0.888338162388753	0.95133229035956	1.19601648484496	0.9807304



## Documents Cluster Analysis



Дендрограмма-визуализация

## Ограничения метода

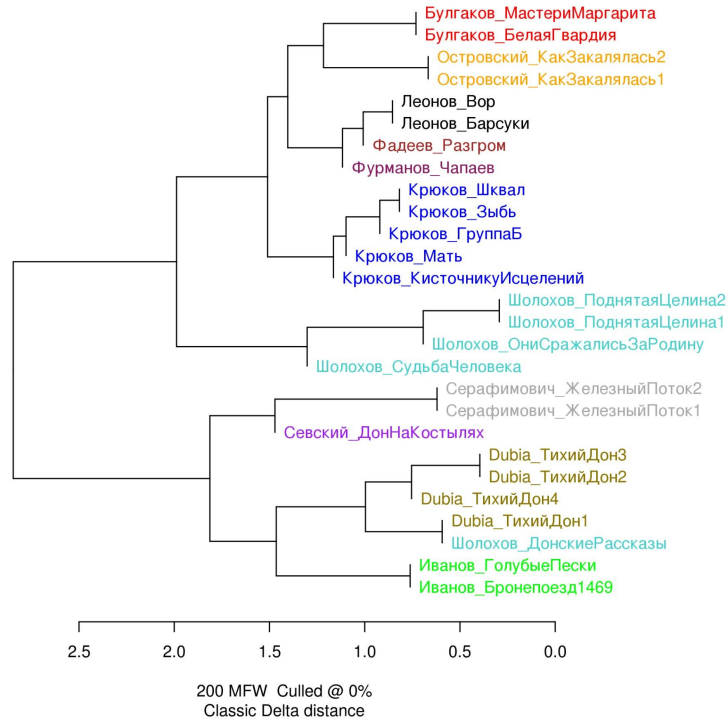
- Слишком короткие тексты: до 10000 или до 5000 слов.
- Жанрово инородные тексты.





Тихий Дон

# Тихий Дон Cluster Analysis



Не Крюков

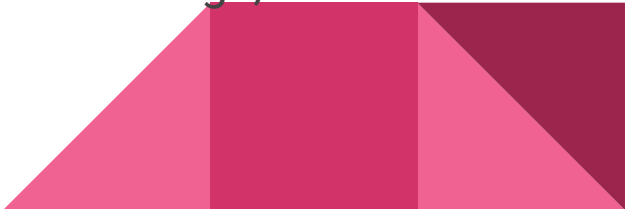
# Литература

Алиева О. В. Меры расстояния для определения авторства древнегреческих текстов // Цифровые гуманитарные исследования. 2024. № 1. С. 8–33.

Орехов Б. В. Как на самом деле определять автора с помощью компьютера? // Хабр. 2024. URL: <https://habr.com/ru/articles/834912/>

Burrows J. F. Delta: A Measure of Stylistic Difference and a Guide to Likely Authorship // Literary and Linguistic Computing 2002. 17(3): 267–287

Lennon B. Passwords: Philology, Security, Authentication . Cambridge, Mass.: Harvard University Press, 2018.



## Дополнительная литература

*Великанова Н. П., Орехов Б. В.* Цифровая текстология: атрибуция текста на примере романа М. А. Шолохова «Тихий Дон» // Мир Шолохова. Научно-просветительский общенациональный журнал. 2019. № 1. С. 70–82.

*Eder M., Rybicki J., Kestemont M.* Stylometry with R: a package for computational text analysis // R Journal. 2016. 8(1): 107-121.



# Данные и код

Delta:

[https://github.com/nevmenandr/delta\\_illustr/](https://github.com/nevmenandr/delta_illustr/)

«Тихий Дон»:

Орехов, Борис, 2020, "[Стилеметрические данные «Тихого Дона» и современной ему прозы](https://doi.org/10.31860/openlit-2020.05-R001)", <https://doi.org/10.31860/openlit-2020.05-R001>,  
[Репозиторий открытых данных по русской литературе и фольклору, V1.](#)

