



CEFET/RJ

Citações de Trabalhos e Plágio



Eduardo Ogasawara


eduardo.ogasawara@cefet-rj.br

<https://eic.cefet-rj.br/~eogasawara>


O que são citações?

- Citação é a menção no texto de informações extraídas de outras fontes
- Elas situam o trabalho no contexto da temática, conferindo credibilidade
- Permitem a confrontação de dados, fatos e argumentos
- Devem ser sólidas e bem localizadas no texto
- Evite citar apenas para aumentar a bibliografia
- Exemplo de citação correta:
 - A aprendizagem contínua é essencial para a adaptação de modelos de IA (Zobel, 2015).
- Exemplo de citação ruim:
 - Pesquisadores já discutiram a importância da aprendizagem contínua (Zobel, 2015, Wazlawick, 2017, Smith, 2014, Jones, 2016, ...).
 - Muitas referências irrelevantes sem contextualização

Cr terios para incluir uma cita  o

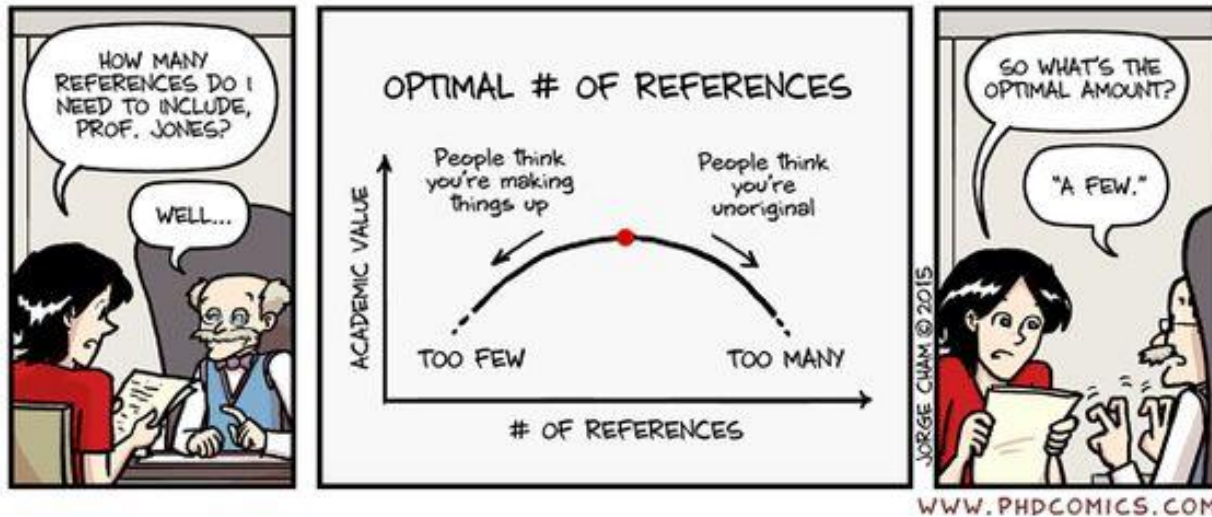
- Cite:
 - Artigos originais ao inv s de fontes secund rias
 - Trabalhos bem escritos e revisados
 - Documentos formais como white papers
-  N o cite:
 - Palestras ou semin rios (se essencial, inclua como nota de rodap )
 - Manuscritos n o revisados
 - Informa  es de senso comum (ex.: Wikipedia sem fontes verific veis).
- Exemplo de boa pr tica:
 - "Segundo Zobel (2015), a escrita cient fica deve ser direta e objetiva."
 - Cita  o de um livro com credibilidade.
- Exemplo de m  pr tica:
 - "Segundo um artigo que li na internet, a escrita cient fica deve ser objetiva."
 - Falta de fonte confi vel.

Autocitação: Quando Usar e Quando Evitar?

- Use quando:
 - Seus trabalhos anteriores são relevantes para o novo estudo
 - Demonstram continuidade da pesquisa
-  Evite quando:
 - O objetivo é apenas inflar as métricas de citação
 - O trabalho anterior não tem relação direta com o novo
- Exemplo positivo:
 - No estudo anterior (Silva et al., 2020), testamos um modelo estatístico. Neste trabalho, expandimos o modelo considerando redes neurais.
- Exemplo negativo:
 - Nossa pesquisa (Silva et al., 2020) já tratou desse tema. Para mais detalhes, veja Silva et al. (2018), Silva et al. (2017), Silva et al. (2015).
 - Autocitação excessiva sem justificativa

Onde as citações são mais frequentes?

- Introdução → Para situar o problema
- Referencial teórico → Para embasar conceitos
- Trabalhos relacionados → Para comparar abordagens



Formatos de citações e referências: Autor-Ano

- 1. Autor-Ano (ABNT, SBC)
- Ex.: Segundo Wazlawick (2017), a pesquisa científica deve seguir padrões éticos.



Referências

- J. Gama, I. Zliobaite, A. Bifet, M. Pechenizkiy, and A. Bouchachia. A survey on concept drift adaptation. *ACM Computing Surveys*, 46(4), 2014.
- Damodar N. Gujarati and Dawn C. Porter. *Basic Econometrics*. McGraw-Hill Publishing, 2008. ISBN 978-0-07-741480-1.
- T.R. Hoens, R. Polikar, and N.V. Chawla. Learning from streaming data with concept drift and imbalance: An overview. *Progress in Artificial Intelligence*, 1(1):89–101, 2012.
- A.S. Iwashita and J.P. Papa. An Overview on Concept Drift Learning. *IEEE Access*, 7:1532–1547, 2019.
- I. Khamassi, M. Sayed-Mouchaweh, M. Hammami, and K. Ghédira. Discussion and review on evolving data streams and concept drift adapting. *Evolving Systems*, 9(1), 2018.
- J. Lu, A. Liu, F. Dong, F. Gu, J. Gama, and G. Zhang. Learning under Concept Drift: A Review. *IEEE Transactions on Knowledge and Data Engineering*, 31(12):2346–2363, 2019.
- S. Wang, L.L. Minku, and X. Yao. A Systematic Study of Online Class Imbalance Learning with Concept Drift. *IEEE Transactions on Neural Networks and Learning Systems*, 29(10):4802–4821, 2018.
- G.I. Webb, R. Hyde, H. Cao, H.L. Nguyen, and F. Petitjean. Characterizing concept drift. *Data Mining and Knowledge Discovery*, 30(4):964–994, 2016.

Em contextos de conjunto de dados multidimensionais, a não estacionariedade fica bem caracterizada a partir do desvio de conceito (do inglês, *concept drift*) [Iwashita and Papa, 2019]. Considere o problema geral de predição, de modo que se tem um conjunto de variáveis endógenas (explicativas) X usadas para prever a variável exógena (de resposta) Y [Gujarati and Porter, 2008]. O desvio de conceito é caracterizado como sendo uma mudança significativa na distribuição de dados ou no relacionamento entre a variável de saída Y e as variáveis de entrada X [Webb et al., 2016; Wang et al., 2018]. Formalmente, um conceito no tempo i é definido como sendo a probabilidade conjunta χ de X e Y , descrita pela Equação 1. Um desvio de conceito entre os tempos i e j é definido como sendo uma diferença significativa entre os conceitos $p_i(\chi)$ e $p_j(\chi)$, como descrito pela Equação 2 [Gama et al., 2014; Khamassi et al., 2018].

$$\text{concept}_i = p_i(\chi) = p_i(X, Y) \quad (1)$$

$$p_i(\chi) \neq p_j(\chi) \quad (2)$$

O desvio de conceito pode ser classificado como real ou virtual [Iwashita and Papa, 2019]. Especificamente, o desvio de conceito real é definido como sendo uma mudança nas bordas que caracterizam a variável de saída (probabilidade a posteriori), i.e., $p(Y|X)$. Reciprocamente, no desvio de conceito virtual tem-se que as bordas que caracterizam a variável de saída são mantidas. Neste caso, há uma mudança na probabilidade da variável de saída ($p(Y)$) ou na probabilidade condicional ($p(X|Y)$) ao longo do tempo [Iwashita and Papa, 2019; Lu et al., 2019; Hoens et al., 2012].

A Figura 1.a apresenta um classificador treinado para um conjunto de dados com duas classes: Y_1 e Y_2 . O classificador estabelece uma superfície de separação para os dados. Na Figura 1.b, tem-se desvio de conceito virtual, onde a superfície de separação entre as classes não muda, mas a relação de frequência entre as classes Y_1 e Y_2 é diferente. Há mais observações associadas ao rótulo Y_2 do que ao rótulo Y_1 quando comparado ao cenário inicial. Já na Figura 1.c, tem-se o desvio de conceito real, onde a superfície de alteração anterior já não é adequada. Nota-se que as posições no espaço de atributos para as observações associadas ao rótulo Y_1 se aproximam daquelas observações associadas ao rótulo Y_2 , embora se tenha a mesma quantidade de observações em relação ao cenário inicial.

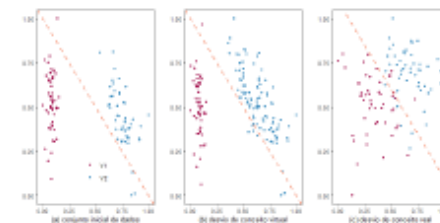


Figura 1. (a) Classificador para Y_1 e Y_2 ; (b) desvio virtual; (c) desvio real

Formatos de citações e referências: Numérico

- Numérico (IEEE, ACM)
- Ex.: A pesquisa científica deve seguir padrões éticos [1].



Referências

- [1] J. Gama, I. Zliobaite, A. Bifet, M. Pechenizkiy, and A. Bouchachia. A survey on concept drift adaptation. *ACM Computing Surveys*, 46(4), 2014.
- [2] Damodar N. Gujarati and Dawn C. Porter. *Basic Econometrics*. McGraw-Hill Publishing, 2008. ISBN 978-0-07-741480-1.
- [3] T.R. Hoens, R. Polikar, and N.V. Chawla. Learning from streaming data with concept drift and imbalance: An overview. *Progress in Artificial Intelligence*, 1(1):89–101, 2012.
- [4] A.S. Iwashita and J.P. Papa. An Overview on Concept Drift Learning. *IEEE Access*, 7:1532–1547, 2019.
- [5] I. Khamassi, M. Sayed-Mouchaweh, M. Hammami, and K. Ghédira. Discussion and review on evolving data streams and concept drift adapting. *Evolving Systems*, 9(1), 2018.
- [6] J. Lu, A. Liu, F. Dong, F. Gu, J. Gama, and G. Zhang. Learning under Concept Drift: A Review. *IEEE Transactions on Knowledge and Data Engineering*, 31(12):2346–2363, 2019.
- [7] S. Wang, L.L. Minku, and X. Yao. A Systematic Study of Online Class Imbalance Learning with Concept Drift. *IEEE Transactions on Neural Networks and Learning Systems*, 29(10):4802–4821, 2018.
- [8] G.I. Webb, R. Hyde, H. Cao, H.L. Nguyen, and F. Petitjean. Characterizing concept drift. *Data Mining and Knowledge Discovery*, 30(4):964–994, 2016.

Em contextos de conjunto de dados multidimensionais, a não estacionariedade fica bem caracterizada a partir do desvio de conceito (do inglês, *concept drift*) [4]. Considere o problema geral de predição, de modo que se tem um conjunto de variáveis endógenas (explicativas) X usadas para prever a variável exógena (de resposta) Y [2]. O desvio de conceito é caracterizado como sendo uma mudança significativa na distribuição de dados ou no relacionamento entre a variável de saída Y e as variáveis de entrada X [8, 7]. Formalmente, um conceito no tempo i é definido como sendo a probabilidade conjunta χ de X e Y , descrita pela Equação 1. Um desvio de conceito entre os tempos i e j é definido como sendo uma diferença significativa entre os conceitos $p_i(\chi)$ e $p_j(\chi)$, como descrito pela Equação 2 [1, 5].

$$\text{concept}_i = p_i(\chi) = p_i(X, Y) \quad (1)$$

$$p_i(\chi) \neq p_j(\chi) \quad (2)$$

O desvio de conceito pode ser classificado como real ou virtual [4]. Especificamente, o desvio de conceito real é definido como sendo uma mudança nas bordas que caracterizam a variável de saída (probabilidade a posteriori), i.e., $p(Y|X)$. Reciprocamente, no desvio de conceito virtual tem-se que as bordas que caracterizam a variável de saída são mantidas. Neste caso, há uma mudança na probabilidade da variável de saída ($p(Y)$) ou na probabilidade condicional ($p(X|Y)$) ao longo do tempo [4, 6, 3].

A Figura 1.a apresenta um classificador treinado para um conjunto de dados com duas classes: Y_1 e Y_2 . O classificador estabelece uma superfície de separação para os dados. Na Figura 1.b, tem-se desvio de conceito virtual, onde a superfície de separação entre as classes não muda, mas a relação de frequência entre as classes Y_1 e Y_2 é diferente. Há mais observações associadas ao rótulo Y_2 do que ao rótulo Y_1 quando comparado ao cenário inicial. Já na Figura 1.c, tem-se o desvio de conceito real, onde a superfície de alteração anterior já não é adequada. Nota-se que as posições no espaço de atributos para as observações associadas ao rótulo Y_1 se aproximam daquelas observações associadas ao rótulo Y_2 , embora se tenha a mesma quantidade de observações em relação ao cenário inicial.

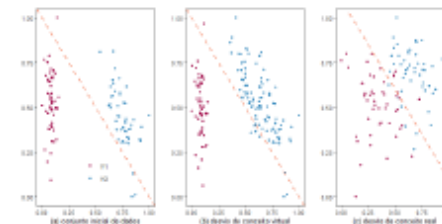



Figura 1. (a) Classificador para Y_1 e Y_2 ; (b) desvio virtual; (c) desvio real

Dimensão de ideia-autoridade

- Citação por ideia:
 - A referência aparece entre colchetes no final
 - Exemplo: O desvio de conceito pode ser classificado como real ou virtual [4].
- Citação por autoridade:
 - O nome do autor faz parte do texto
 - Exemplo: Iwashita e Papa [2019] classificam o desvio de conceito como real ou virtual.

Citações diretas e indiretas


- Citação Direta (uso de aspas)
 - “A escrita científica deve ser clara e objetiva” (Zobel, 2015).
- Citação Indireta (reformulação com suas palavras)
 - Zobel (2015) afirma que a escrita científica deve ser clara e objetiva.
-  Evite paráfrases sem citação. Isso pode ser considerado plágio


Como pesquisar referências?

- Use fontes científicas indexadas:
 - Scopus, IEEE Xplore, ACM Digital Library
- Fóruns relevantes (JCR, SJR)
- Artigos com impacto (Citações, FWCI)
- Evite citar blogs, Wikipedia e fontes sem credibilidade acadêmica

Nonstationary time series transformation methods: An experimental review

[Salles, Rebecca^a](#); [Belloze, Kele^a](#); [Porto, Fabio^b](#);

[Gonzalez, Pedro H.^a](#); [Ogasawara, Eduardo^a](#) 

 Save all to author list

^a Federal Center for Technological Education of Rio de Janeiro (CEFET/RJ), Brazil

^b National Laboratory for Scientific Computing (LNCC), Brazil

85 89th percentile
Citations in Scopus


2.30
FWCI 

[View all metrics >](#)

Knowledge-Based Systems

Publisher: Elsevier B.V.

Source type: Journal

 [View full source details](#)

Metrics

14.8	2.219	2.226
CiteScore 2023 	SJR 2023 	SNIP 2023 

CiteScore Rank

ASJC Category	Quartile	Percentile	Rank
Information Systems and Management	Q1	94th	8 / 148

Coerência entre a seção de referências e texto

- Tudo o que é citado deve aparecer listado nas referências bibliográficas
- Tudo o que aparece nas referências bibliográficas tem que ter sido citado no texto
- Não é produtivo controlar as referências bibliográficas “na mão”
- Use sistemas de gerência de referências

Em contextos de conjunto de dados multidimensionais, a não estacionariedade fica bem caracterizada a partir do desvio de conceito (do inglês, *concept drift*) [Iwashita and Papa, 2019]. Considere o problema geral de predição, de modo que se tem um conjunto de variáveis endógenas (explicativas) X usadas para prever a variável exógena (de resposta) Y [Gujarati and Porter, 2008]. O desvio de conceito é caracterizado como sendo uma mudança significativa na distribuição de dados ou no relacionamento entre a variável de saída Y e as variáveis de entrada X [Webb et al., 2016; Wang et al., 2018]. Formalmente, um conceito no tempo i é definido como sendo a probabilidade conjunta χ de X e Y , descrita pela Equação 1. Um desvio de conceito entre os tempos i e j é definido como sendo uma diferença significativa entre os conceitos $p_i(\chi)$ e $p_j(\chi)$, como descrito pela Equação 2 [Gama et al., 2014; Khamassi et al., 2018].

$$\text{concept}_i = p_i(\chi) = p_i(X, Y)$$

$$p_i(\chi) \neq p_j(\chi)$$

O desvio de conceito pode ser classificado como real ou virtual [Iwashita and Papa, 2019]. Especificamente, o desvio de conceito real é definido como sendo uma mudança nas bordas que caracterizam a variável de saída (probabilidade a posteriori), i.e., $p(Y|X)$. Reciprocamente, no desvio de conceito virtual tem-se que as bordas que caracterizam a variável de saída são mantidas. Neste caso, há uma mudança na probabilidade da variável de saída ($p(Y)$) ou na probabilidade condicional ($p(X|Y)$) ao longo do tempo [Iwashita and Papa, 2019; Lu et al., 2019; Hoens et al., 2012].

Referências

- J. Gama, I. Zliobaite, A. Bifet, M. Pechenizkiy, and A. Bouchachia. A survey on concept drift adaptation. *ACM Computing Surveys*, 46(4), 2014.
- Damodar N. Gujarati and Dawn C. Porter. *Basic Econometrics*. McGraw-Hill Publishing, 2008. ISBN 978-0-07-741480-1.
- T.R. Hoens, R. Polikar, and N.V. Chawla. Learning from streaming data with concept drift and imbalance: An overview. *Progress in Artificial Intelligence*, 1(1):89–101, 2012.
- A.S. Iwashita and J.P. Papa. An Overview on Concept Drift Learning. *IEEE Access*, 7:1532–1547, 2019.
- I. Khamassi, M. Sayed-Mouchaweh, M. Hammami, and K. Ghédira. Discussion and review on evolving data streams and concept drift adapting. *Evolving Systems*, 9(1), 2018.
- Lu, A. Liu, F. Dong, F. Gu, J. Gama, and G. Zhang. Learning under Concept Drift: A Review. *IEEE Transactions on Knowledge and Data Engineering*, 31(12):2346–2363, 2019.
- S. Wang, L.L. Minku, and X. Yao. A Systematic Study of Online Class Imbalance Learning with Concept Drift. *IEEE Transactions on Neural Networks and Learning Systems*, 29(10):4802–4821, 2018.
- G.I. Webb, R. Hyde, H. Cao, H.L. Nguyen, and F. Petitjean. Characterizing concept drift. *Data Mining and Knowledge Discovery*, 30(4):964–994, 2016.



Gerenciamento de referências

- Use ferramentas para evitar erros manuais:
 - Zotero, Mendeley, JabRef
- Integre com editores como LaTeX e Word

The screenshot illustrates the workflow for saving a reference from a web browser to Zotero. On the left, the IEEE Xplore website shows the article "Adaptive Normalization: A novel data normalization approach for non-stationary time series" by Eduardo Ogasawara, Leonardo C. Martinez, Daniel de Oliveira, and Geraldo Zimbrão. A blue arrow points from the "Cite This" button on the article page to the Zotero application window. The Zotero window displays a list of references, with the selected article highlighted. The right pane of Zotero shows the article's metadata, including the title, authors, and abstract.

IEEE Xplore

Adaptive Normalization: A novel data normalization approach for non-stationary time series

Publisher: IEEE

Eduardo Ogasawara; Leonardo C. Martinez; Daniel de Oliveira; Geraldo Zimbrão; ...

37 Paper Citations

1693 Full Text Views

Zotero

Item Type: Conference Paper

Title: Adaptive Normalization: A novel data normalization approach for non-stationary time series

Author: Ogasawara, E.

Author: Martinez, L.C.

Author: De Oliveira, D.

Author: Zimbrão, G.

Author: Pappa, G.L.

Author: Mattoso, M.

Abstract: Data normalization is a fundamental preprocessing step for mining and learning from data. However, finding an appropriate method to deal with time series normalization is not a simple task. This is because most of the traditional normalization methods make assumptions that do not hold for most time series. The first assumption is that all time series are stationary, i.e., their statistical properties, such as mean and standard deviation, do not change over time.

Editores preparados para trabalhar com referências

- Editores de textos científicos, como o LaTeX, já são preparados para trabalhar bem com referências
- Basta incluir um arquivo BibTeX no projeto do documento e colocar referências cruzadas no texto (veja slide de Introdução ao LaTeX)

```
main.tex X references.bib X
```

Em contextos de conjunto de dados multidimensionais, a não estacionariedade fica bem caracterizada a partir do desvio de conceito (do inglês, `\emph{concept drift}`) `\citep{iwashita_overview_2019}`. Considere o problema geral de predição, de modo que se tem um conjunto de variáveis endógenas (explicativas) X usadas para prever a variável exógena (de resposta) Y `\citep{gujarati_basic_2008}`. O desvio de conceito é caracterizado como sendo uma mudança significativa na distribuição de dados ou no relacionamento entre a variável de saída Y e as variáveis de entrada X `\citep{webb_characterizing_2016,wang_systematic_2018}`. Formalmente, um conceito no tempo t é definido como sendo a probabilidade conjunta $p_i(\chi)$ de X e Y , descrita pela Equação `\ref{eq:concept}`. Um desvio de conceito entre os tempos t e s é definido como sendo uma diferença significativa entre os conceitos $p_i(\chi)$ e $p_j(\chi)$, como descrito pela Equação `\ref{eq:dcift}` `\citep{gama_survey_2014,khamassi_discussion_2018}`.

```
\begin{equation}\label{eq:concept}
concept_i = p_i(\chi) = p_i(X, Y)
\end{equation}
```

```
\begin{equation}\label{eq:drift}
p_i(\chi) \neq p_j(\chi)
\end{equation}
```

O desvio de conceito pode ser classificado como real ou virtual `\citep{iwashita_overview_2019}`. Especificamente, o desvio de conceito real é definido como sendo uma mudança nas bordas que caracterizam a variável de saída (probabilidade a posteriori), `\emph{i.e.}`, $p(Y|X)$. Reciprocamente, no desvio de conceito virtual tem-se que as bordas que caracterizam a variável de saída são mantidas. Neste caso, há uma mudança na probabilidade da variável de saída ($p(Y)$) ou na probabilidade condicional ($p(X|Y)$) ao longo do tempo `\citep{iwashita_overview_2019,lu_learning_2019,hoens_learning_2012}`.

A Figura `\ref{fig:dcift}` apresenta um classificador treinado para um conjunto de dados com duas classes: Y_1 e Y_2 . O classificador estabelece uma superfície de separação para os dados. Na Figura `\ref{fig:dcift}`.b, tem-se desvio de conceito virtual, onde a superfície de separação entre as classes não muda, mas a relação de frequência entre as classes Y_1 e Y_2 é diferente. Há mais observações associadas ao rótulo Y_2 do que ao rótulo Y_1 quando comparado ao cenário inicial. Já na Figura `\ref{fig:dcift}`.c, tem-se o desvio de conceito real, onde a superfície de alteração anterior já não é adequada. Nota-se que as posições no espaço de atributos para as observações associadas ao rótulo Y_1 se aproximam daquelas observações associadas ao rótulo Y_2 , embora se tenha a mesma quantidade de observações em relação ao cenário inicial.



```
main.tex X references.bib X
```

```
@article{iwashita_overview_2019,
  title = {An {Overview} on {Concept} {Drift} {Learning}},
  volume = {7},
  journal = {IEEE Access},
  author = {Iwashita, A.S. and Papa, J.P.},
  year = {2019},
  pages = {1532--1547},
}
```

```
@book{gujarati_basic_2008,
  title = {Basic {Econometrics}},
  isbn = {978-0-07-741480-1},
  language = {en},
  publisher = {McGraw-Hill Publishing},
  author = {Gujarati, Damodar N. and Porter, Dawn C.},
  year = {2008}
}
```

```
@inproceedings{dong_efficient_1999,
  address = {New York, NY, USA},
  series = {{{KDD} '99}},
  title = {Efficient mining of emerging patterns: discovering trends and differences},
  isbn = {978-1-58113-143-7},
  shorttitle = {Efficient mining of emerging patterns},
  booktitle = {Proceedings of the fifth {ACM} {SIGKDD} international conference on {Knowledge} discovery and data mining},
  publisher = {Association for Computing Machinery},
  author = {Dong, Guozhu and Li, Jinyan},
  month = aug,
  year = {1999},
  pages = {43--52}
}
```

```
@article{wang_systematic_2018,
  title = {A {Systematic} {Study} of {Online} {Class} {Imbalance} {Learning} with {Concept} {Drift}},
  volume = {29},
}
```

Plágio

Plágio: Definição e Consequências

- Plágio ocorre quando um autor usa o trabalho de outra pessoa sem dar os devidos créditos
- Tipos de Plágio:
 - Acidental – Falta de conhecimento sobre normas
 - Não Intencional – Ideias semelhantes surgem naturalmente
 - Intencional – Cópia proposital de um trabalho
 - Autoplágio – Uso de trabalho próprio sem citação


Ferramentas de Detecção de Plágio

- Ferramentas
 - CopySpider, Plagium, Copyscape
 - Plagius (português)
- Revisores são treinados para identificar plágio

Código de ética e regras sobre plágio

- ACM Code of Ethics:
 - "One must not take credit for other's ideas or work."
- IEEE Code of Ethics:
 - "To credit properly the contributions of others."
- Código de Conduta SBC:
 - Plágio é considerado fraude
 - Autoplágio é antiético
 - Submissão múltipla sem permissão é inaceitável

Retratação de artigos por plágio

-  Consequências graves para o pesquisador
 - Perda de credibilidade acadêmica
 - Dificuldade em publicar novos artigos
 - Penalizações por instituições acadêmicas e agências de fomento



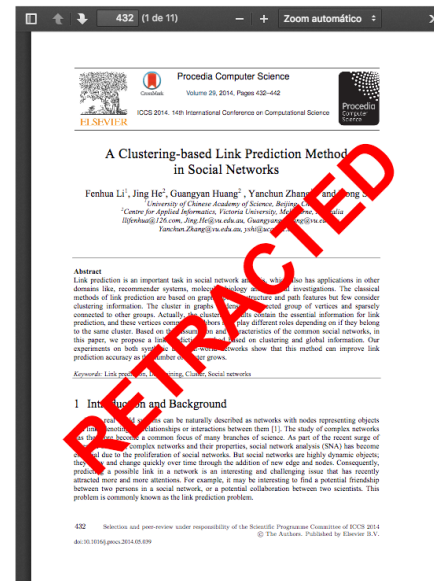
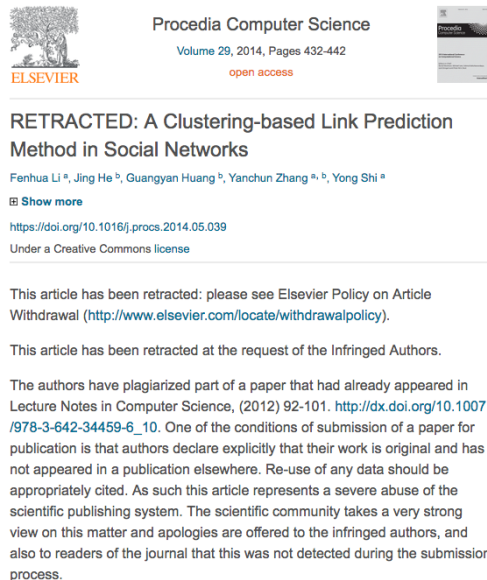
The screenshot shows a retraction notice on the International Journal of Cardiology website. The notice is titled "Retraction of a paper containing plagiarized material: The prognostic value of serum troponin T in unstable angina. Gökhan Cin V, Gök H, Kaptanoğlu B. Int J Cardiol. 1996 Mar;53(3):237-44". The notice is signed by Andrew J.S. Coats. The abstract states that on the 6th December 2008, the Editor-in-Chief of the International Journal of Cardiology received an email from Professor Harold Garner of UT Southwestern Medical Center, Dallas, Professor Garner told him that using a new search engine methodology (eTBLAST) he and colleagues had identified a paper in the International Journal of Cardiology published in 1996 which had remarkable text and data similarity to an earlier paper published in 1992 in the New England Journal of Medicine. They had detected this similarity after randomly selecting citations from Medline and submitting them to the

On the 6th December 2008, in my role as Editor-in-Chief of the International Journal of Cardiology, I received an email from Professor Harold Garner of UT Southwestern Medical Center, Dallas. Professor Garner told me that using a new search engine methodology (eTBLAST) he and colleagues had identified a paper in the International Journal of Cardiology published in 1996 which had remarkable text and data similarity to an earlier paper published in 1992 in the New England Journal of Medicine. They had detected this similarity after randomly selecting citations from Medline and submitting them to the

Retratação de artigo por autoplágio

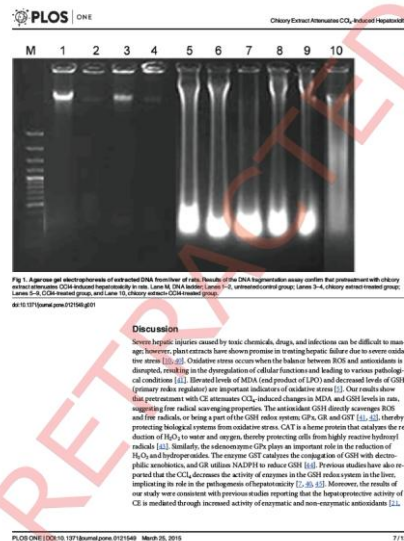
■ Recomendação:

- Se precisar reutilizar conteúdo de artigos anteriores, sempre cite explicitamente a fonte e deixe claro quais partes foram reaproveitadas
- Evite submeter o mesmo artigo a múltiplos periódicos sem autorização explícita



Retratação de artigos por plágio em figuras

- Plágio ocorre quando imagens são reutilizados sem permissão ou citação
- Recomendação:
 - Sempre cite a fonte de figuras extraídas de outros trabalhos
 - Use imagens de domínio público ou peça permissão ao autor original
 - Evite manipular imagens para alterar a interpretação dos dados



PLOS ONE COLLECTION Influenza

plone.org create account sign in

PUBLISH ABOUT BROWSE SEARCH advanced search

OPEN ACCESS PEER-REVIEWED

RESEARCH ARTICLE

Chichory (*Cichorium intybus* L.) Root Extract Regulates the Oxidative Status and Antioxidant Gene Transcripts in CCl₄-Induced Hepatotoxicity

Yasser S. El-Sayed, Mohamed A. Leble, Mohammed Hassanin, Saad A. Neeman

Published: March 25, 2015 • <https://doi.org/10.1371/journal.pone.0121549>

Article	Authors	Metrics	Comments	Media Coverage
Retraction				

51 Save 50 Citations

5,829 View 2 Share

Download PDF Print Share

Check for updates

Retraction

The authors and editors retract this publication [1] due to concerns about the data presented in Figure 1.

After the publication of the article, we were notified of concerns about Figure 1. Specifically, it was brought to our attention that Figure 1 appears to be composed of multiple gel fragments spliced together in a single image. Furthermore, this figure was published previously in two articles in The Egyptian Journal of Biochemistry and Molecular Biology [2, 3], where the data were reported to represent different experiments. One of these articles was subsequently retracted due to these same concerns.

The authors were not able to provide the original, uncropped gel images used to generate this figure or to reproduce the results using the same experimental conditions. In light of these concerns, the authors and the PLOS ONE Editors retract this article.


Related PLOS Articles

has RETRACTION

Retraction: Chichory (*Cichorium intybus* L.) Root Extract Regulates the Oxidative Status and Antioxidant Gene Transcripts in CCl₄-Induced Hepatotoxicity

View Page EDE

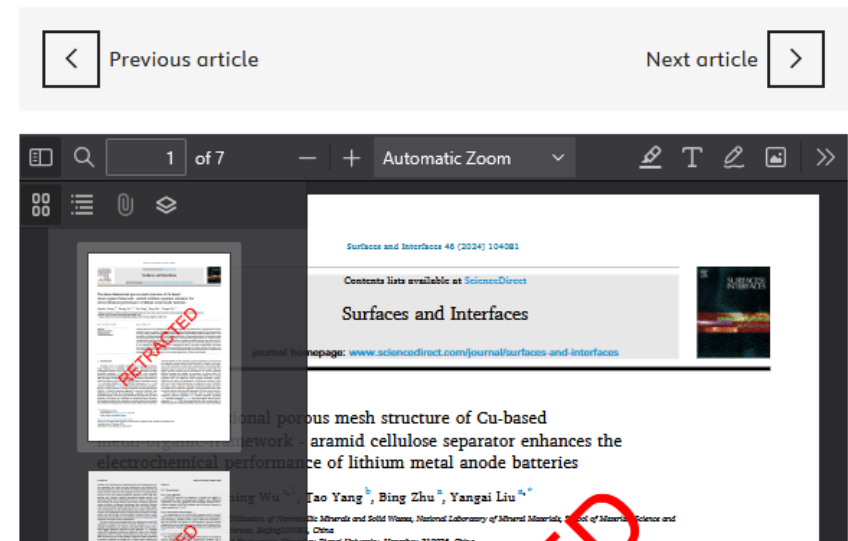
Retratação por conta de uso de Large Language Models (LLM)

-  Problemas causados pelo uso de IA na escrita científica:
 - Erros factuais: Modelos de IA podem gerar informações imprecisas
 - Conteúdo gerado sem revisão: Possibilidade de referências falsas
 - Falta de transparência: Não declarar o uso de IA pode ser considerado antiético

An investigation by the journal confirmed substantial duplication of text and image data between these two articles that were submitted and published in close succession. All authors of the International Journal of Hydrogen Energy article also authored the Surfaces and Interfaces article.

In addition, there are concerns that the authors appear to have used a Generative AI source in the writing process of the paper without disclosure, which is a breach of journal policy.

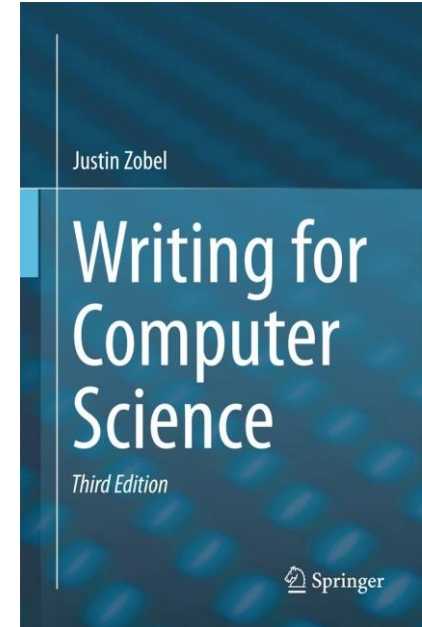
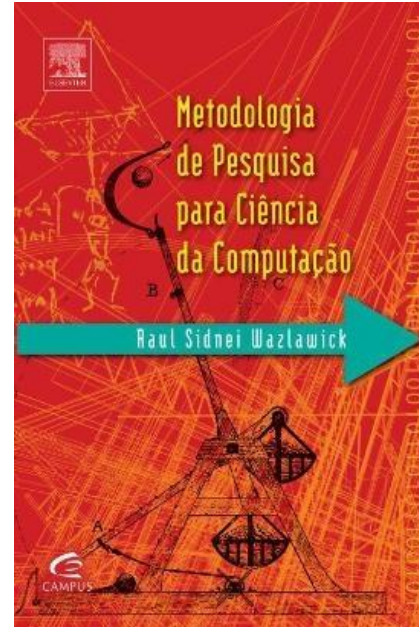
The journal sincerely regrets that these issues were not detected during the manuscript screening and evaluation process and apologies are offered to readers of the journal.



Resumo Final

- Argumente com suas próprias palavras
- Cite corretamente todas as referências
- Nunca copie trechos sem citação
- Use ferramentas de referência e detecção de plágio
- Boa escrita científica começa com boas práticas de citação

Referências



- [1] D. G. Perovano, Manual de metodologia da pesquisa científica. Editora Intersaberes, 2016.
- [2] A. L. Cervo, P. A. Bervian, e R. da Silva, Metodologia Científica. Pearson Universidades, 2006.
- [3] R. Wazlawick, 2017, Metodologia de Pesquisa para Ciência da Computação. Elsevier Brasil.
- [4] J. Zobel, 2015, Writing for Computer Science. Springer.

