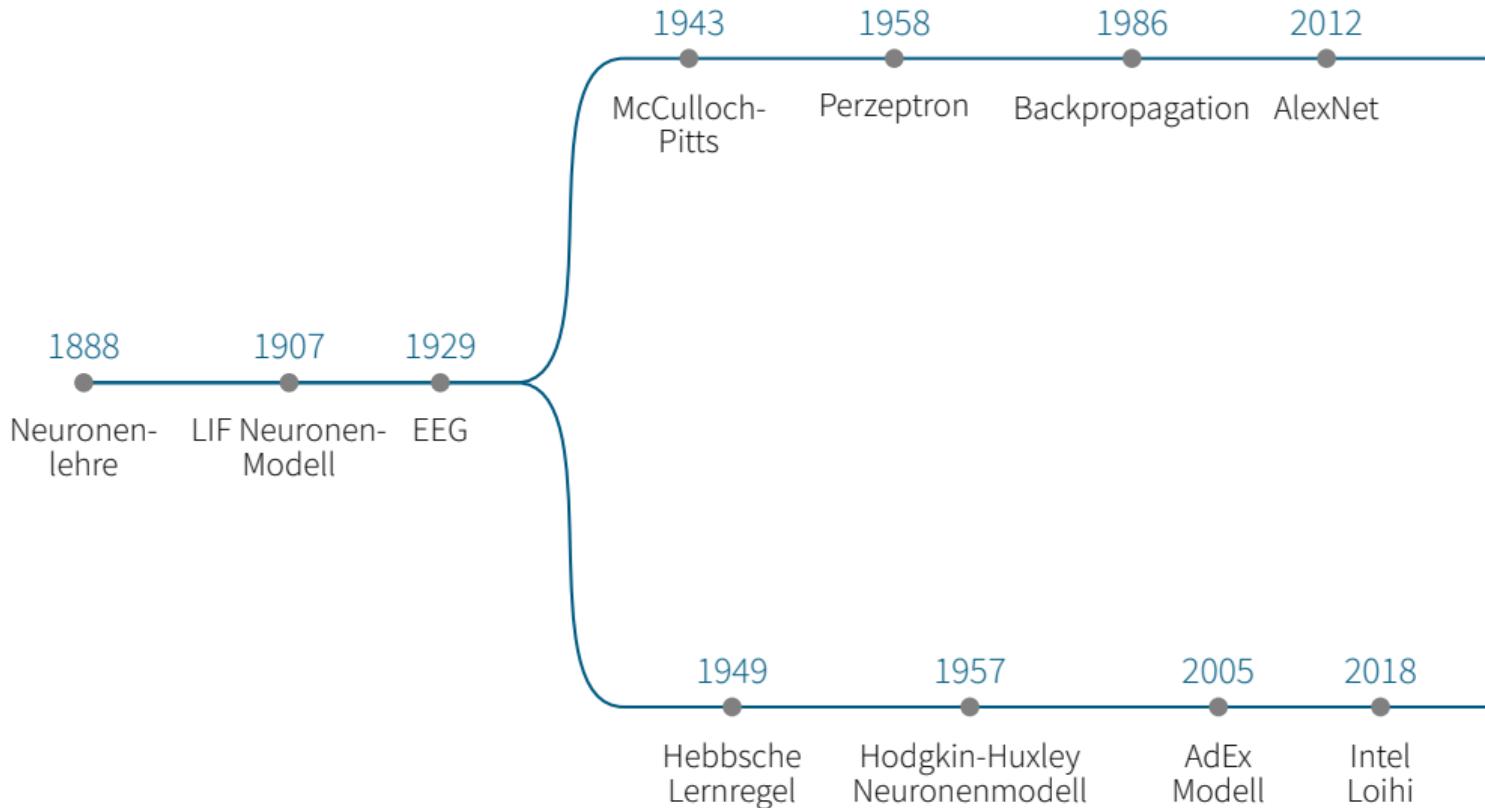
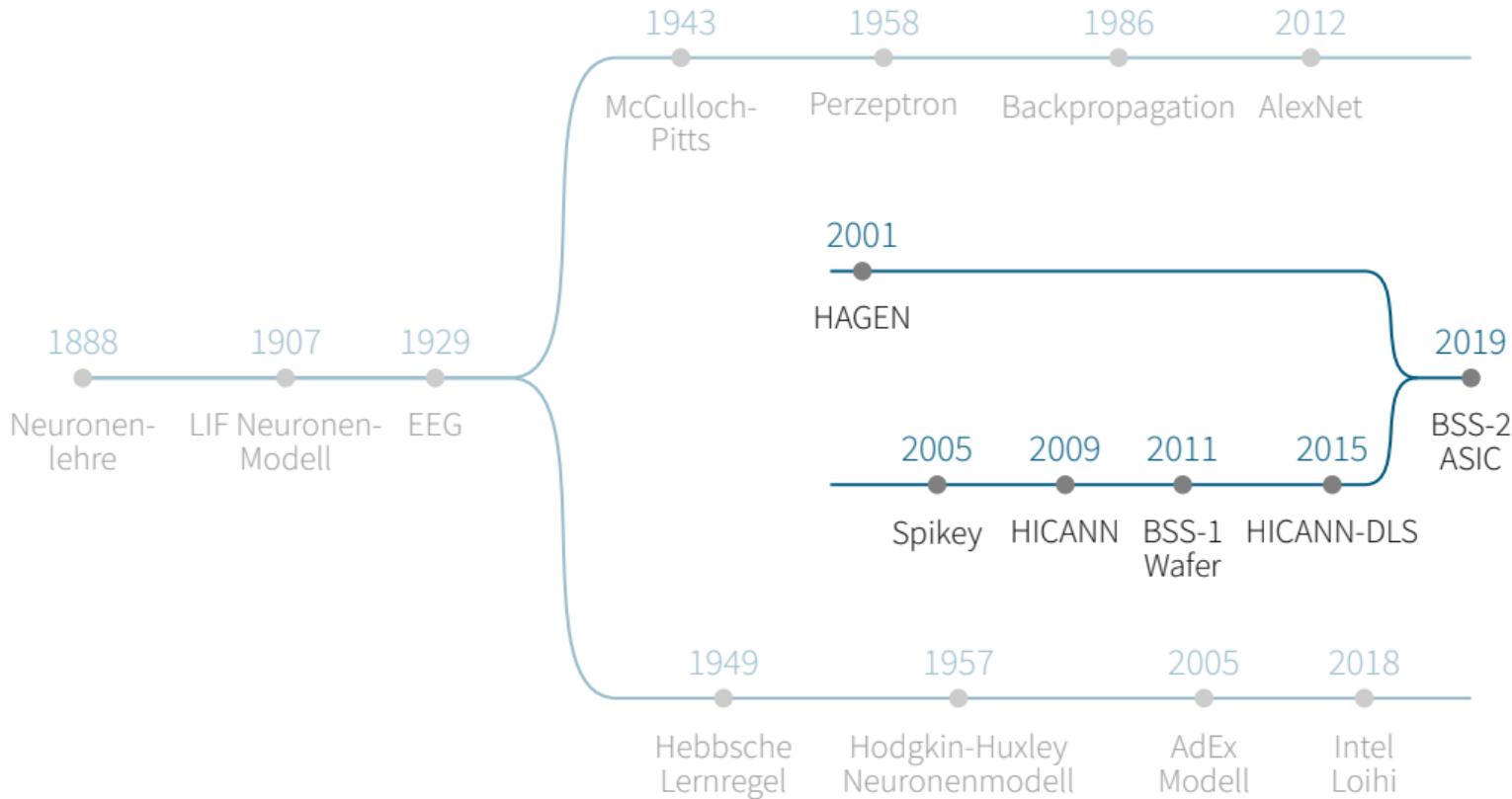


Die Fliege im Honigtopf – BrainScaleS-2 aus Heidelberg

12. September 2022 | Yannik Stradmann | Kirchhoff-Institut für Physik, Universität Heidelberg







Die Biologie als Vorbild

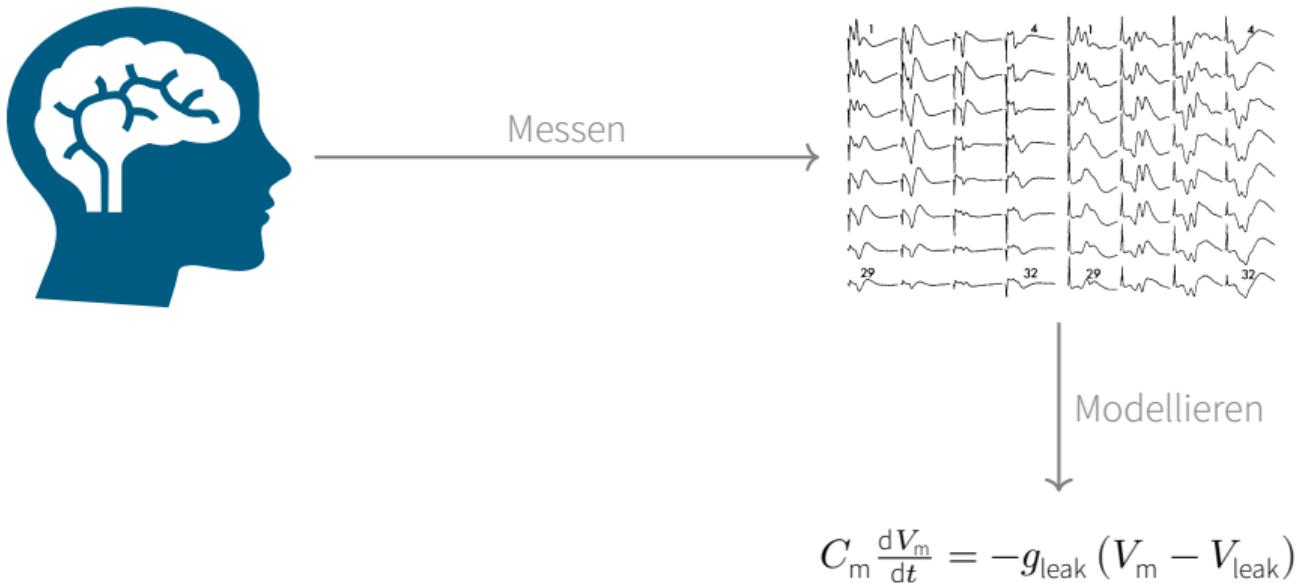


Die Biologie als Vorbild



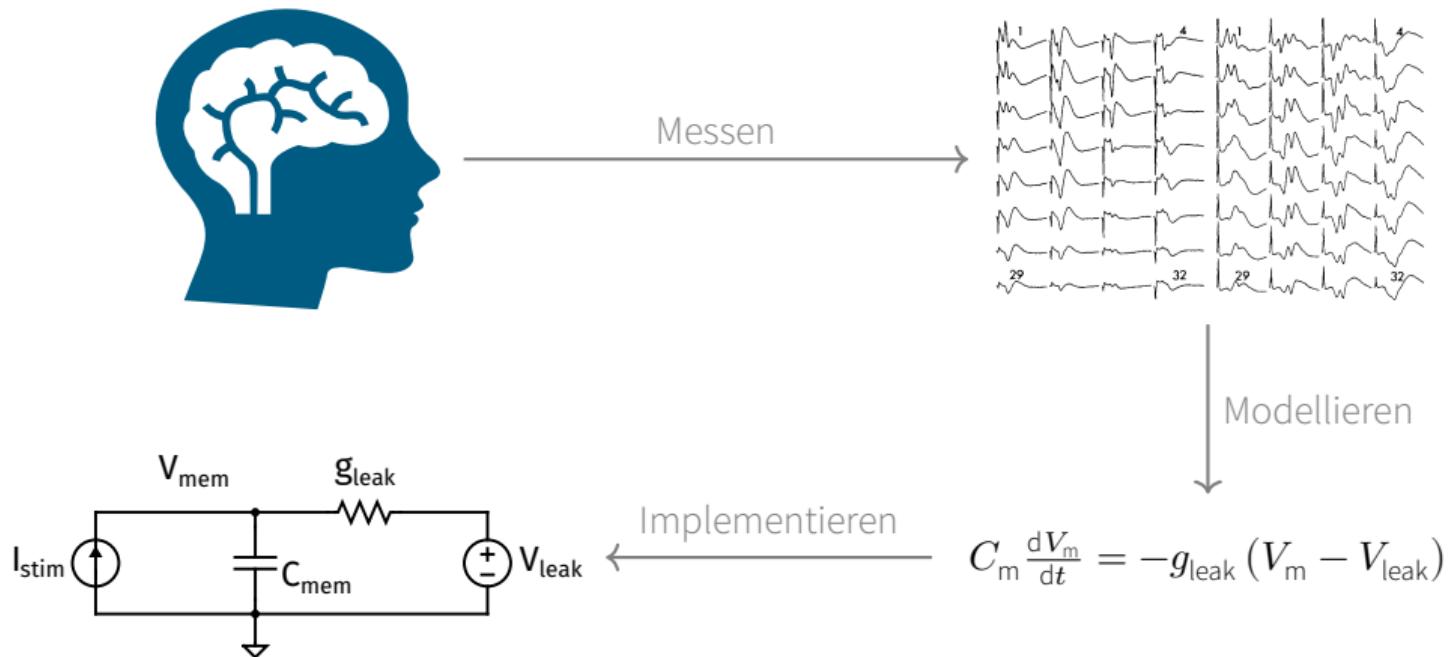
Messung aus Novak und Wheeler (1988).

Die Biologie als Vorbild



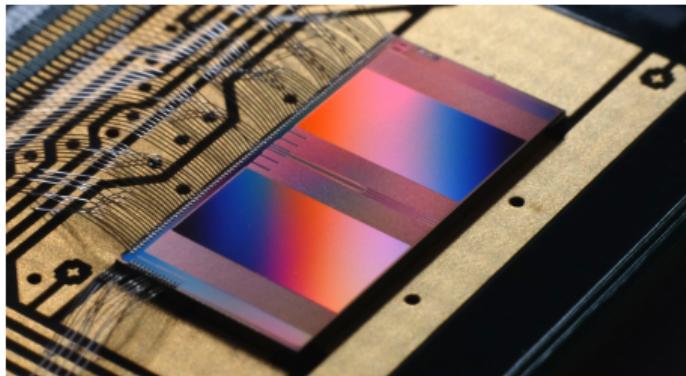
Messung aus Novak und Wheeler (1988).

Die Biologie als Vorbild



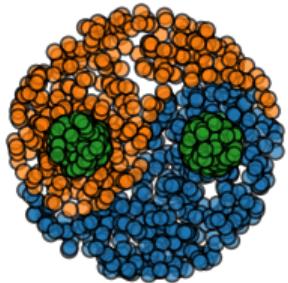
Messung aus Novak und Wheeler (1988).

BrainScaleS-2 – Überblick

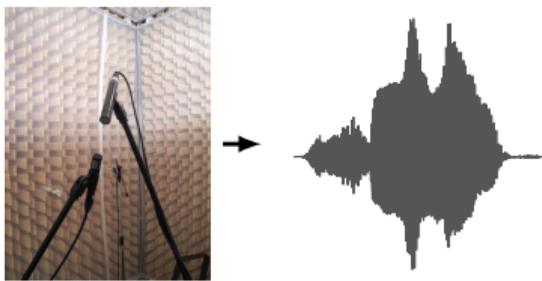


- Hybrides neuromorphes System, 65 nm CMOS
- $1000 \times$ schneller als die Biologie
- 512 AdEx Neuronen
- 512×256 Synapsen
- Zwei Mikroprozessoren mit Vektorbefehlssatz

Blitzschnelle Klassifizierung mit biologischen Modellen



Kriener, Göltz und Petrovici (2022)



Cramer, Stradmann u. a. (2022)

7210414959069015
9784964540740131
4463556041957893
7464307029173297
7627847361369314
1769605499219487
3974449254767905
8566578101646731
7182029955156034
4654654514472327
1818185089250111
0903164236111395

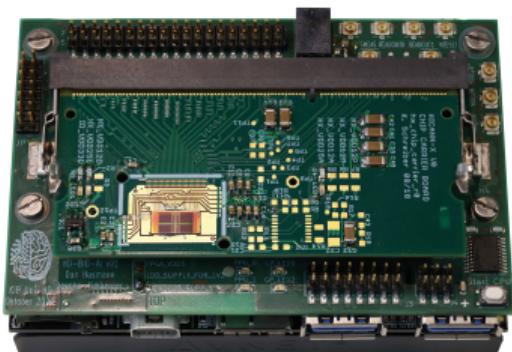
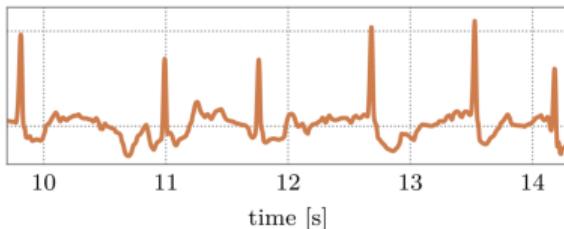
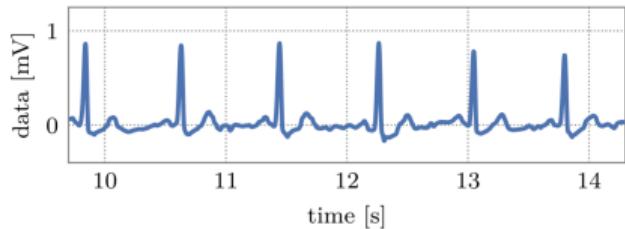
Göltz u. a. (2021) und Cramer, Billaudelle u. a. (2022)

Am Beispiel handgeschriebener Zahlen:

- 85 000 erkannte Bilder pro Sekunde
- Energieverbrauch: 2.4 μJ pro Bild

Blitzschnelle Klassifizierung mit biologischen Modellen

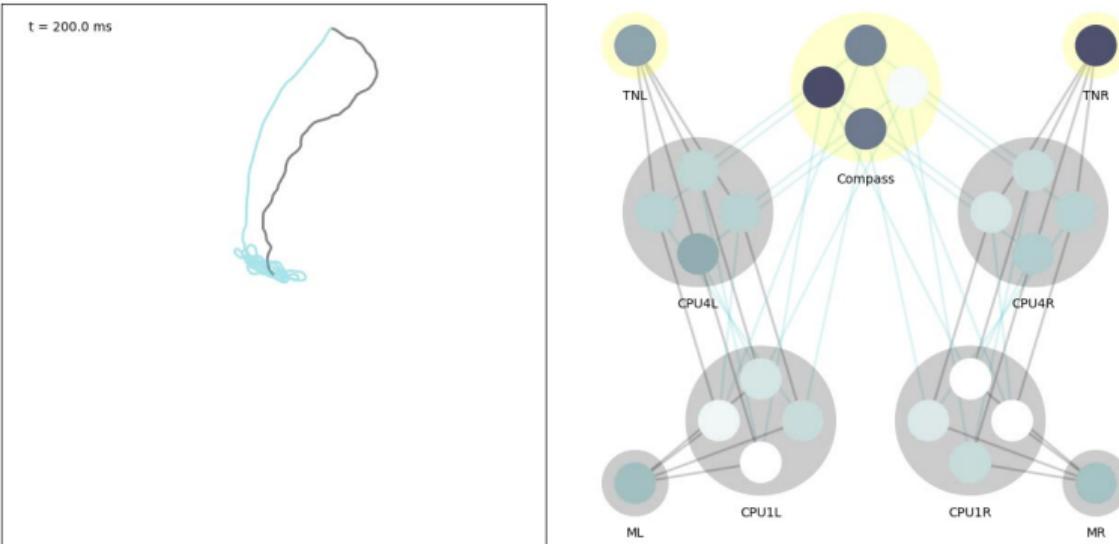
Künstliche Netzwerke erkennen Vorhofflimmern



Experiment aus Stradmann u. a. (2021)

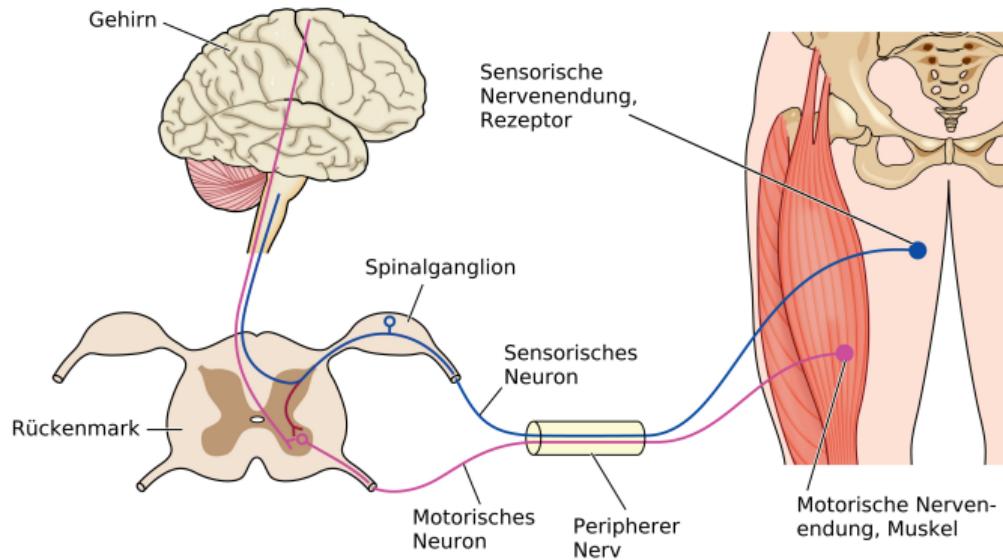
- Klassifizierung von 2-Kanal EKGs
 - Sinusrhythmus
 - Vorhofflimmern
- 276 μ s pro Patient
- 5.6 W Systemleistung

Honigbienen im Geschwindigkeitsrausch

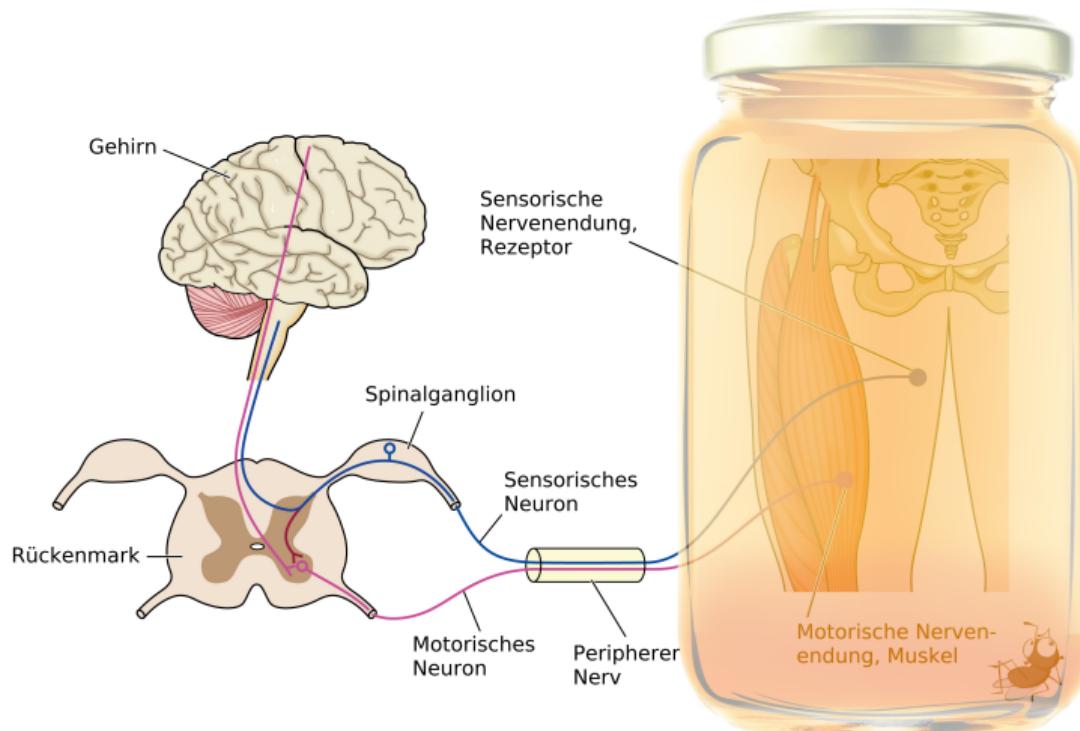


Experiment von Korbinian Schreiber (Billaudelle u. a., 2020).

Robotik?



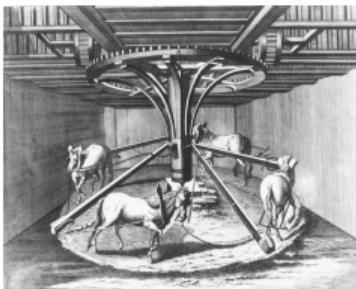
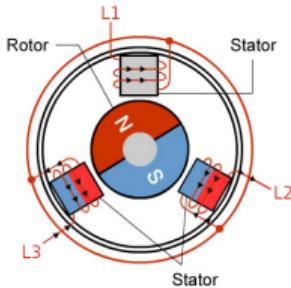
Robotik? – schwierig!



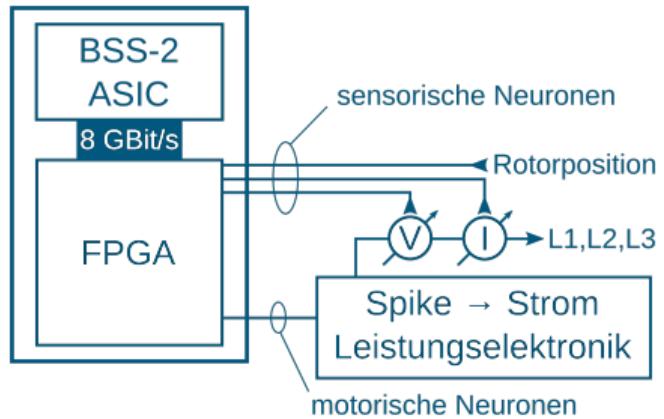
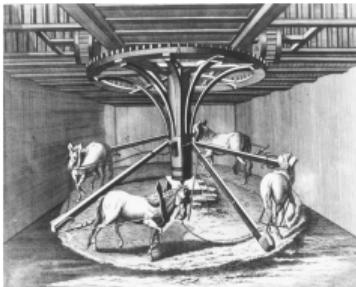
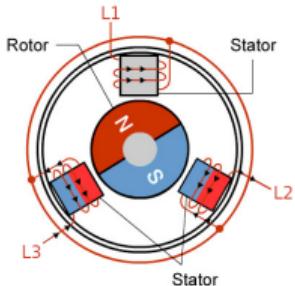
Ausblick: Heraus aus dem Honigtopf!



Ausblick: Heraus aus dem Honigtopf!



Ausblick: Heraus aus dem Honigtopf!





Bibliographie

- Billaudelle, Sebastian u. a. (Okt. 2020). "Versatile emulation of spiking neural networks on an accelerated neuromorphic substrate". In: 2020 IEEE International Symposium on Circuits and Systems (ISCAS). IEEE. doi: [10.1109/iscas45731.2020.9180741](https://doi.org/10.1109/iscas45731.2020.9180741).
- Cramer, Benjamin, Sebastian Billaudelle u. a. (2022). "Surrogate gradients for analog neuromorphic computing". In: Proceedings of the National Academy of Sciences 119.4.
- Cramer, Benjamin, Yannik Stradmann u. a. (2022). "The Heidelberg Spiking Data Sets for the Systematic Evaluation of Spiking Neural Networks". In: IEEE Transactions on Neural Networks and Learning Systems 33.7, S. 2744–2757. doi: [10.1109/TNNLS.2020.3044364](https://doi.org/10.1109/TNNLS.2020.3044364).
- Göltz, Julian u. a. (2021). "Fast and energy-efficient neuromorphic deep learning with first-spike times". In: Nature Machine Intelligence 3.9, S. 823–835. doi: [10.1038/s42256-021-00388-x](https://doi.org/10.1038/s42256-021-00388-x).
- Kriener, Laura, Julian Göltz und Mihai A. Petrovici (2022). "The Yin-Yang Dataset". In: Neuro-Inspired Computational Elements Conference. NICE 2022. Virtual Event, USA: Association for Computing Machinery, S. 107–111. ISBN: 9781450395595. doi: [10.1145/3517343.3517380](https://doi.org/10.1145/3517343.3517380).
- Novak, James L. und Bruce C. Wheeler (1988). "Multisite hippocampal slice recording and stimulation using a 32 element microelectrode array". In: Journal of Neuroscience Methods 23.2, S. 149–159. ISSN: 0165-0270. doi: [https://doi.org/10.1016/0165-0270\(88\)90187-2](https://doi.org/10.1016/0165-0270(88)90187-2). URL: <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/0165027088901872>.
- Stradmann, Yannik u. a. (März 2021). "Demonstrating Analog Inference on the BrainScaleS-2 Mobile System". In: arXiv preprint. arXiv: 2103.15960 [cs.AR].