



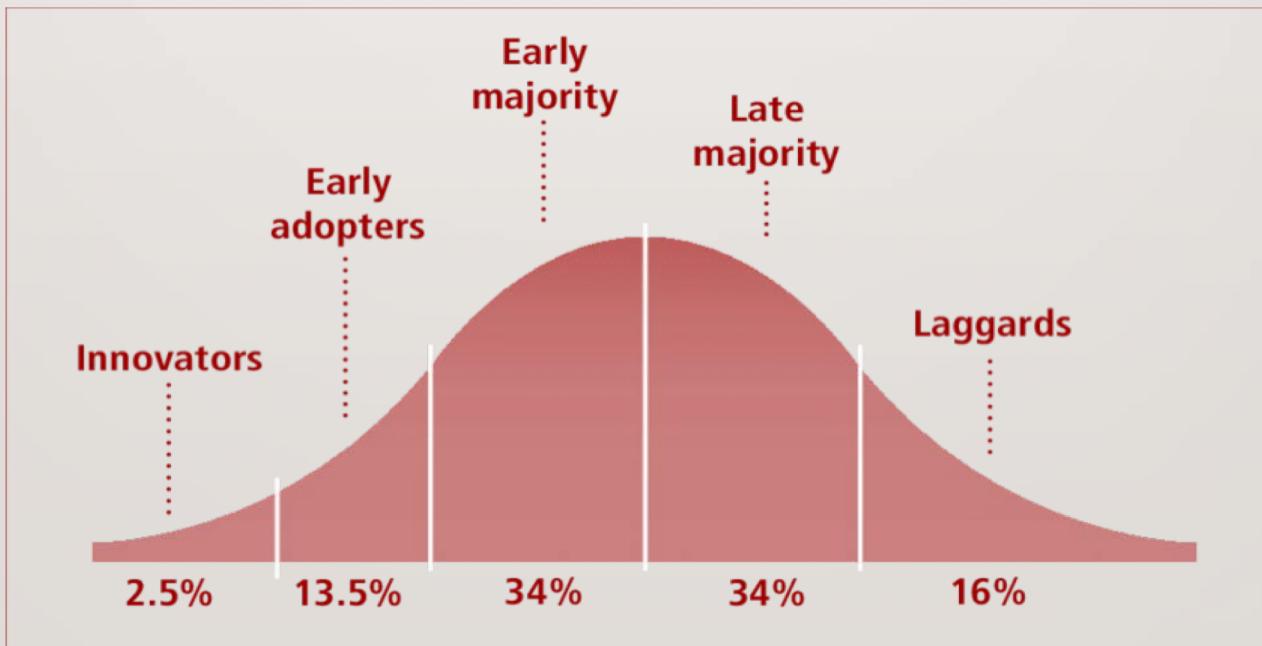
von Innovatoren und Nachzüglern

PERSPEKTIVEN FÜR DEN EINSATZ VON LEARNING ANALYTICS
IN DER HOCHSCHULLEHRE

CARMEN FLURY, M.A.

INSTITUT FÜR ERZIEHUNGSWISSENSCHAFT, UZH

INNOVATION ADOPTION LIFECYCLE



LEARNING ANALYTICS IN DER HOCHSCHULLEHRE

- I. Was ist «Learning Analytics», und was kann es (nicht)?
- II. Innovatoren...
- III. ... und Nachzügler
- IV. Learning Analytics an Schweizer Hochschulen
- V. Zukunftsperspektiven

LEARNING ANALYTICS

«the measurement, collection, analysis and reporting of **data** about learners and their **contexts** for purposes of understanding and **optimizing learning and the environments in which it occurs**»
(Elias, 2011)

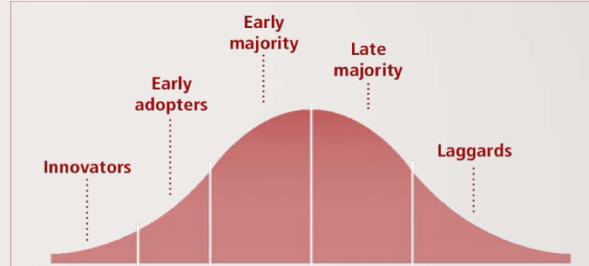
EINSATZMÖGLICHKEITEN

- Prognose der Lernleistung und Modellierung der Lernenden
- Vorschläge relevanter Lernressourcen (personalisiertes Lernen)
- Verstärkte Reflexion und Sensibilisierung für den Lernprozess
- Verbesserung sozialer Lernumgebungen
- Erkennen von unerwünschtem Lernverhalten
- Erkennen von emotionalen Zuständen der Lernenden

HINDERNISSE UND HERAUSFORDERUNGEN

- analoge Lernsettings; «blinde Flecken» digitaler Datensätze
- beschränkte Validität von Analyseergebnissen und Prognosen
- Von «Big Data» zu «meaningful Data»:
 - Interpretation und Relevanz von Befunden
 - Übersetzung von Ergebnissen in die pädagogische Praxis

INNOVATOREN...



Course Signals der Purdue University, USA

[Home](#) [About](#) [Help](#)

Signals

Intervention Successfully Ran!

View your results below, or click on the Intervention title for more details. Next, take action by [composing emails](#) for your students or [releasing stoplights](#) to Blackboard. These options will always be available for the current intervention by clicking on the buttons at the top of the dashboard.

Biology 300 001 Spring 2009

[Add Intervention](#) [Blackboard Stoplights](#) [Compose Emails](#)

Section Dashboard

Student	Int.1	Int.2	Int.3	Int.4	Int.5	Int.6	Int.7	Current Int.15
Smith, Angela	Red	Green	Yellow	Green	Green	Yellow	Green	Yellow
Jones, Bobby	Green	Green	Yellow	Green	Green	Yellow	Green	Yellow
Duncan, Chris	Green	Green	Red	Red	Green	Yellow	Green	Yellow

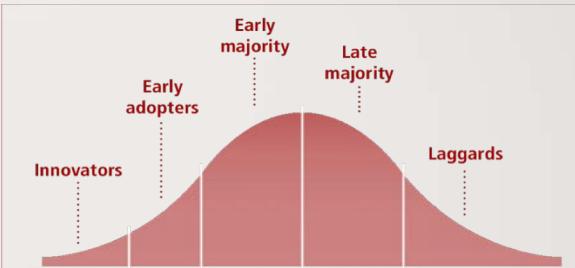
[Show/Hide Filters](#)

PURDUE UNIVERSITY

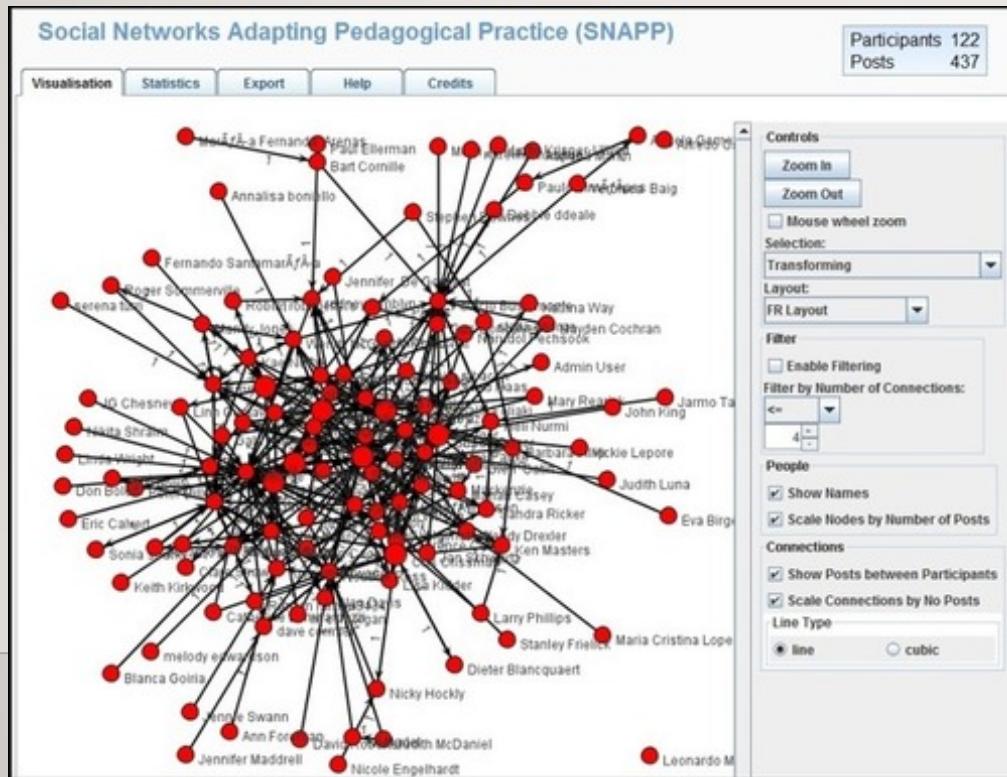
Learning Analytics an der Open University, UK



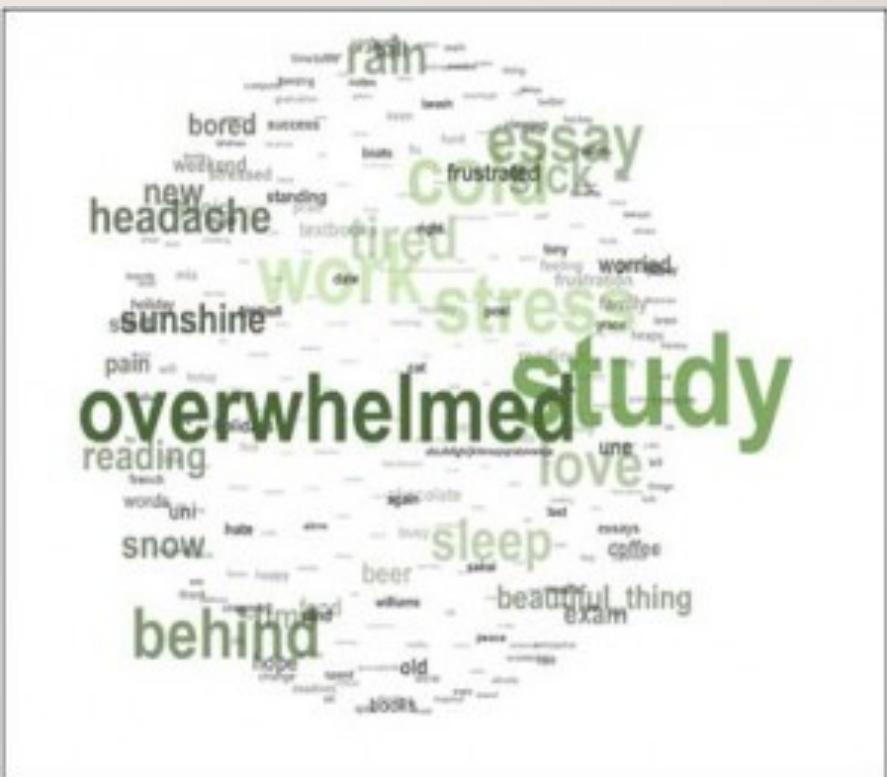
INNOVATOREN...



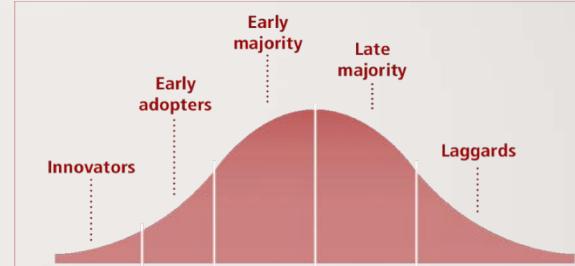
SNAPP an der Universität von Wollongong, Australien



Early Alert an der University of New England, Australien



... UND NACHZÜGLER



laggard

'lagərd

Nachzügler



Übersetzungen von **laggard**

Substantiv

Nachzügler

latecomer, laggard, straggler, backmarker, late arrival, lagger

der Trödler

junk dealer, dawdler, laggard, slowcoach, lagger, slowpoke

Adjektiv

faul

lazy, rotten, foul, idle, putrid, decayed

Verschlafen wir den digitalen Wandel in der Hochschullehre?

(«Trödler»)

Oder warten wir ab, um von den Erfahrungen und Fehler der Pioniere zu lernen?

(«Skeptiker»)

HEMMENDE FAKTOREN FÜR DEN EINSATZ VON LEARNING ANALYTICS AN SCHWEIZER HOCHSCHULEN

- Ausbaufähiger Grad an Ausschöpfung der Möglichkeiten digitaler Lernplattformen
- starke Verhaftung in traditionellen Lehr-Lern-Settings; hohe Bedeutung des Face-to-Face Unterrichts
- Skepsis gegenüber datengestützten Analyse- und Prognoseresultaten (hohes Vertrauen in Möglichkeiten und Fähigkeiten zur (Selbst-)Reflexion der Lehrenden und Studierenden)
- fehlende „Leuchtturmprojekte“
- Fehlende Ressourcen
- Ethische Bedenken (Datensicherheit, Schutz der Privatsphäre, „gläserne Studenten“)

6 GRUNDLEGENDE PRINZIPIEN FÜR EINE ETHISCHE LEARNING ANALYTICS-POLITIK AN HOCHSCHULEN (SLADE & PRINSLOO, 2013)

- (1) Learning Analytics sind als moralische Praxis aufzufassen, die nicht nur auf Effektivität fokussiert, sondern auf das Angemessene und moralisch Notwendige
- (2) Studierende sind als aktiv Handelnde und Mitwirkende an Learning Analytics zu beteiligen, und nicht allein als Rezipienten von Interventionen und Dienstleistungen
- (3) Identität und Leistung von Studierenden gilt es als zeitlich dynamische Konstrukte zu begreifen: Learning Analytics stellen lediglich eine Momentaufnahme der Lernenden zu einem bestimmten Zeitpunkt und in einem spezifischen Kontext dar (Gefahr des Labelling und der Stereotypisierung)

6 GRUNDLEGENDE PRINZIPIEN FÜR EINE ETHISCHE LEARNING ANALYTICS-POLITIK AN HOCHSCHULEN (SLADE & PRINSLOO, 2013)

- (4) Studierendenerfolg ist als komplexes, multidimensionales Phänomen zu verstehen
- (5) Transparenz ist wichtig; im Hinblick auf den Verwendungszweck der Daten, unter welchen Bedingungen die Datennutzung erfolgt, wie der Zugang zu den Daten geregelt ist und wie die Identität von Individuen geschützt wird (Möglichkeit zum Opt-in/Opt-out)
- (6) Die Nutzung von Daten ist für Institutionen der Hochschulbildung unverzichtbar, um Studierenden eine angemessene und effektive Unterstützung in ihren Lernprozessen zu bieten

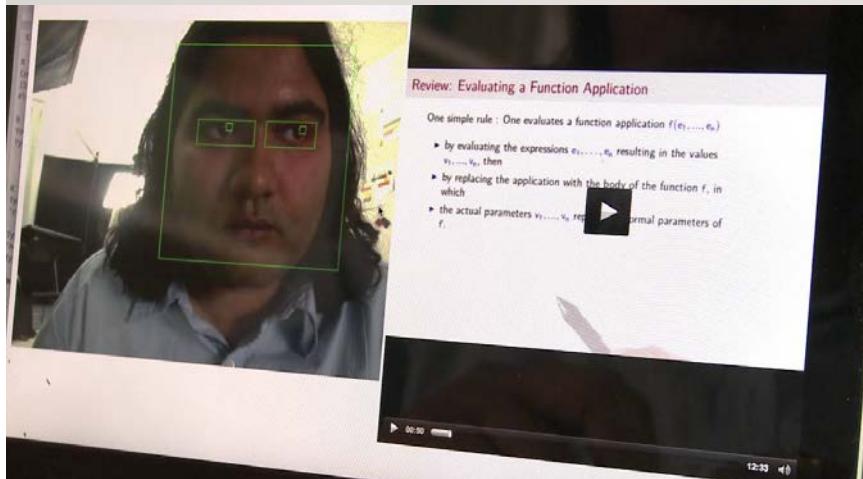
ZUKÜNFTIGE ENTWICKLUNGEN: TECHNOLOGIE

- Multimodale Learning Analytics: Erschliessen und Verknüpfen neuer Datenquellen und Analysemethoden (vgl. Ochoa & Worsley, 2016)
- Emotionale Learning Analytics (Affekterkennung über Analyse von Gesichtsausdrücken, physiologischen Daten, Sprachgebrauch, vgl. z.B. D'Mello, 2017)
- Soziale Netzwerkanalyse (z.B. Ferguson & Shum, 2012)
- Heterogene Vernetzte Lernumgebungen (vgl. Suthers, 2015)

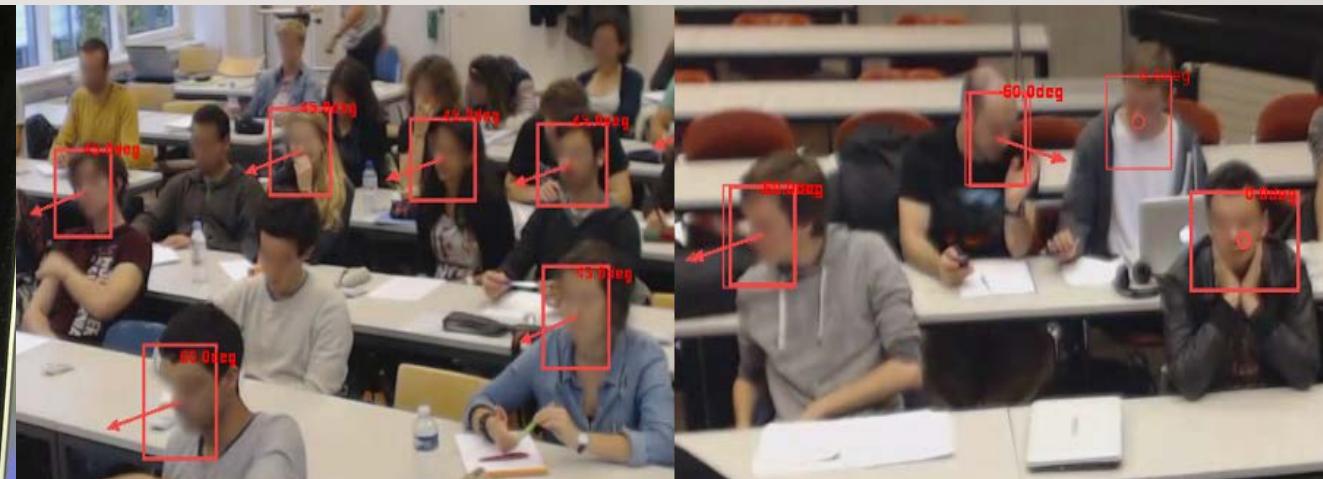
ZUKÜNSTIGE ENTWICKLUNGEN: TECHNOLOGIE

In der Schweiz: **Computer-Human Interaction in Learning and Instruction (CHILI)-Projektgruppe an der EPFL**

Scala MOOC and Eye-tracking



Classroom Attention Monitoring: Motion & Gaze



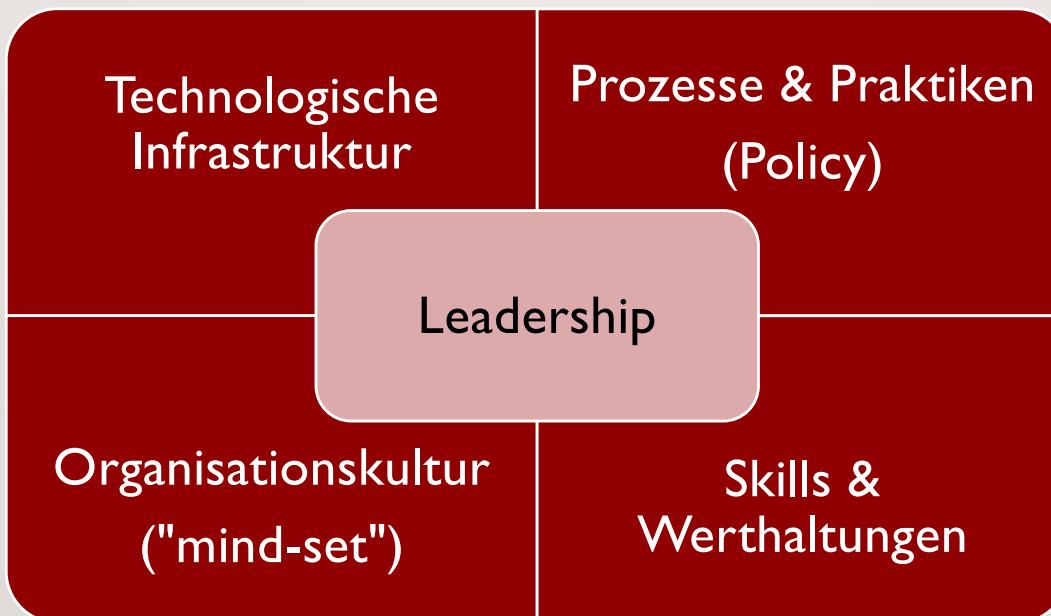
ZUKÜNSTIGE ENTWICKLUNGEN:TRENDS

- Selbstreguliertes Lernen (Entwicklung der Selbstlernkompetenz; herausfordernder Anspruch an Studienanfänger*innen)
- Diversifizierung der Studierendenschaft (ältere Studierende, nicht-traditionelle Studierende)
- Phänomen der „Massenuniversität“? (Verschlechterung der Betreuungsverhältnisse)
- Blended und Online Learning (Flexibilisierung der Lernangebote; Online Lernplattformen, MOOCs)
- „Konsumerisierung“ der Hochschulbildung (Der/die Studierende als Konsument*in)
- Grössere Rechenschaftspflicht im Kontext von NPM (Studienabbrüche, effizienter Ressourceneinsatz)

ZUKÜNSTIGE ENTWICKLUNGEN

- Kooperationen zwischen Bildungseinrichtungen: Teilen von gesammelten Daten zur Verfeinerung von Learning Analytics-Modellen und Algorithmen; Erfahrungsaustausch
- Anknüpfen an Lerntheorien und Lehr-Lern-Forschung: Interpretation und Implikationen der gewonnenen Informationen mit Lernerfolg unklar
- **Mehr als die Implementation von „Tools“...**

MEHR ALS DIE IMPLEMENTATION VON „TOOLS“...



Institutionelle Kapazitäten für Learning Analytics
(in Anlehnung an Norris & Baer, 2013)

HERZLICHEN DANK



LITERATUR

- Arnold, K. E., & Pistilli, M. D. (2012). Course signals at Purdue: using learning analytics to increase student success. In Proceedings of the 2nd International Conference on Learning Analytics and Knowledge (pp. 267–270). New York, NY, USA: ACM. <https://doi.org/10.1145/2330601.2330666>
- Bakharia, A. & Dawson, S. (2011): SNAPP: A Bird's-Eye View of Temporal Participant Interaction. In: Proceedings of the 1st International Conference on Learning Analytics and Knowledge, ACM, pp. 168-173.
- Campbell, J. P. (2007). Utilizing student data within the course management system to determine undergraduate student academic success: An exploratory study (Ph.D.). Purdue University, West Lafayette, IN, USA. Retrieved from <http://search.proquest.com/docview/304837810/abstract?accountid=14649>
- Computer-Human Interaction in Learning and Instruction (CHILI). <https://chili.epfl.ch/page-92073-en-html/page-92240-en-html/page-126025-en-html/>
- D'Mello, S. K. (2017). Emotional learning analytics. In C. Lang, G. Siemens, W. Alyssa, & D. Gašević (Eds.), Handbook of learning analytics & educational data mining (1st ed.). Edmonton, AB: Society for Learning Analytics Research.
- Elias, T. (2011, January). Learning analytics: Definitions, processes and potential. <http://learninganalytics.net/LearningAnalyticsDefinitionsProcessesPotential.pdf>
- Engelfriet, A., Manderveld, J., & Jeunink, E. (2015). Learning analytics onder de Wet bescherming persoonsgegevens. SURFnet. https://www.surf.nl/binaries/content/assets/surf/nl/kennisbank/2015/surf_learning-analytics-onder-de-wet-wpb.pdf
- Ferguson, R. & Buckingham Shum, S. (2012). Social Learning Analytics: Five Approaches. ACM International Conference Proceeding Series. 10.1145/2330601.2330616.
- Kuzilek J., Hłosta M., Zdrahal Z. (2017). Open University Learning Analytics dataset Sci. Data 4:170171 doi: 10.1038/sdata.2017.171
- Norris, D. M. & Baer, L. (2013) Building organizational capacity for analytics. EDUCAUSE Publications. <https://library.educause.edu/resources/2013/2/building-organizational-capacity-for-analytics>.
- Ochoa, X. & Worsley, M. (2016). Augmenting learning analytics with multimodal sensory data. Journal of Learning Analytics, 3(2), 213–219.
- Sclater, N., Peasgood, A. & Mullan, J. (2016): Learning Analytics in Higher Education. A review of UK and international practices. Full report. Hg. v. Jisc. Jisc. Bristol. <https://www.jisc.ac.uk/sites/default/files/learning-analytics-in-he-v3.pdf>
- Slade, S., & Prinsloo, P. (2013). Learning analytics: Ethical issues and dilemmas. American Behavioral Scientist, 57(1), 1509–1528.
- Suthers, D. D. (2015). From contingencies to network-level phenomena: Multilevel analysis of activity and actors in heterogeneous networked learning environments. In Proceedings of the Fifth International Conference on Learning Analytics and Knowledge (pp. 368–377). ACM.
- Watters, A. (2016, May 7). Identity, power, and education's algorithms. [Web log post]. <http://hackeducation.com/2016/05/07/identity-power-algorithms>