# Învățare automată pentru matematică simbolică

Adrian Manea

510, SLA

Generarea expresiilor matematice folosind tehnici de NLP.

Generarea expresiilor matematice folosind tehnici de NLP.

Odată obținut un corpus de expresii matematice, pot fi testate dacă satisfac ecuații complicate (ODE, PDE, int).

Generarea expresiilor matematice folosind tehnici de NLP.

Odată obținut un corpus de expresii matematice, pot fi testate dacă satisfac ecuații complicate (ODE, PDE, int).

Metoda: traducere automată (seq2seq) + beam search ([Chollet, 2017]).

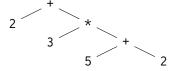
Generarea expresiilor matematice folosind tehnici de NLP.

Odată obținut un corpus de expresii matematice, pot fi testate dacă satisfac ecuații complicate (ODE, PDE, int).

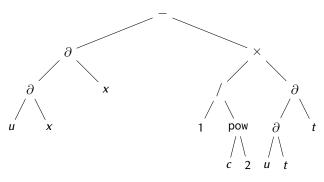
Metoda: traducere automată (seq2seq) + beam search ([Chollet, 2017]).

Expresii în forma prefixată (poloneză):

$$2+3\cdot(5+2)\mapsto [+2*3+52].$$



Ilustrație: Arbore binar pentru expresia [+ 2 \* 3 + 5 2]



Illustrație: Arbore binar pentru expresia  $\frac{\partial^2 u}{\partial x^2} - \frac{1}{c^2} \frac{\partial^2 u}{\partial t^2}$ 

#### Generare directă (FWD):

$$LC \to f(x) \xrightarrow{CAS} \int f(x)dx.$$

#### Generare directă (FWD):

$$LC \to f(x) \xrightarrow{CAS} \int f(x)dx.$$

#### Generare inversă (BWD):

$$LC \to f(x) \xrightarrow{CAS} f'(x).$$

Generare directă (FWD):

$$LC \to f(x) \xrightarrow{CAS} \int f(x)dx.$$

Generare inversă (BWD):

$$LC \to f(x) \xrightarrow{CAS} f'(x).$$

Generare inversă și integrare prin părți (IBP):

$$\int Fg = FG - \int fG.$$

Generare directă (FWD):

$$LC \to f(x) \xrightarrow{CAS} \int f(x)dx.$$

Generare inversă (BWD):

$$LC \to f(x) \xrightarrow{CAS} f'(x).$$

Generare inversă și integrare prin părți (IBP):

$$\int Fg = FG - \int fG.$$

$$F, G \xrightarrow{\mathsf{BWD}} f, g \to fG \xrightarrow{\mathsf{FWD}} Fg.$$

Rezultatele sînt comparabile cu Mathematica, Matlab, Maple ( $\pm 10\%$ ).

Rezultatele sînt comparabile cu Mathematica, Matlab, Maple ( $\pm 10\%$ ).

Nu "știe matematică": simplificări, expresii echivalente, expresii fără sens.

Rezultatele sînt comparabile cu Mathematica, Matlab, Maple ( $\pm 10\%$ ).

Nu "știe matematică": simplificări, expresii echivalente, expresii fără sens.

Modelul nu este verificat formal (se speră la dezvoltarea SymPy).

Rezultatele sînt comparabile cu Mathematica, Matlab, Maple ( $\pm 10\%$ ).

Nu "știe matematică": simplificări, expresii echivalente, expresii fără sens.

Modelul nu este verificat formal (se speră la dezvoltarea SymPy).

Algoritmii se bazează pe CAS  $\Rightarrow$  comparația nu are sens și elementul de noutate este minimizat.

# Bibliografie



Chollet, F. (2017).

A ten-minute introduction to sequence-to-sequence learning in Keras.



Davis, E. (2019).

The use of deep learning for symbolic integration: A review of (Lample and Charton, 2019).

arXiv.

https://arxiv.org/abs/1912.05752.



Lample, G. and Charton, F. (2019).

Deep learning for symbolic mathematics.

ICLR 2020.

https://arxiv.org/abs/1912.01412.