

Algoritmi za reševanje problema matričnih napolnitev

Matej Klančar

Mentor: doc. dr. Aljaž Zalar

2023

1 Predstavitev problema

2 Algoritmi

3 Rezultati

4 Zaključek

Predstavitev problema

- Problem sprejme vhodno matriko M
- Nekaterih elementov **ne poznamo**
- Kako določiti manjkajoče elemente, da bo **rang čim manjši**

$$\arg \min_X \text{rank}(X)$$

pod pogojem $\mathcal{P}_\Omega(X) = \mathcal{P}_\Omega(M)$

Uporabe algoritmov

- Priporočilni sistemi
- Rekonstrukcija signalov
- Računanje razdalj med napravami
- Rekonstrukcija slik

Kazalo

1 Predstavitev problema

2 Algoritmi

3 Rezultati

4 Zaključek

Algoritem NNM

- Minimizira nuklearno normo

$$\|A\|_* = \sum_{i=1}^n \sigma_i(A)$$

- Rešuje problem semidefinitega programiranja
- Lahko rešujemo s primernimi orodji za reševanje takih problemov (npr. Sedumi)

Algoritem SVT

- Problem definira z Lagrangeovo funkcijo

$$\mathcal{L}(X, Y) = \tau \|X\|_* + \frac{1}{2} \|X\|_F^2 + \langle Y, \mathcal{P}_\Omega(M - X) \rangle$$

- Uporabimo t.i. Uzawa algoritem, rešujemo iterativno

$$X^{(k)} = \mathcal{D}_\tau(Y^{(k-1)}),$$

$$Y^{(k)} = Y^{(k-1)} + \delta_k \mathcal{P}_\Omega(M - X^{(k)}),$$

- Operator praga $\mathcal{D}_\tau : \mathbb{R}^{n_1 \times n_2} \rightarrow \mathbb{R}^{n_1 \times n_2}$ je definiran kot

$$\mathcal{D}_\tau(A) := U \mathcal{D}_\tau(\Sigma) V^T,$$

$$\begin{aligned} \mathcal{D}_\tau(\Sigma) = \text{diag} \left(\max(\sigma_1 - \tau, 0), \max(\sigma_2 - \tau, 0), \dots, \right. \\ \left. \max(\sigma_{\min(n_1, n_2)} - \tau, 0) \right) \end{aligned}$$

- Uporabi idejo, da ima matrika majhnega ranga le nekaj velikih singularnih vrednosti.

Algoritem TNNM

- Minimizira pritezano nuklearno normo

$$\|X\|_r = \sum_{i=r+1}^{\min(n_1, n_2)} \sigma_i(X)$$

- Uporabi A_I, B_I , sestavljeni iz lastnih vektorjev X
- Uporablja iterativni algoritem ADMM, definira pomožni matriki W, Y

$$X^{(k+1)} = \mathcal{D}_{\frac{1}{\beta}}(W^{(k)} - \frac{1}{\beta}Y^{(k)})$$

$$W^{(k+1)} = X^{(k+1)} + \frac{1}{\beta}(A_I^T B_I + Y^{(k)})$$

$$Y^{(k+1)} = Y^{(k)} + \beta(X^{(k+1)} - W^{(k+1)})$$

Algoritem ASD

- Išče matriki X, Y katerih **produkt** bo enak rekonstrukciji
- Uporablja **gradientni spust** nad funkcijo

$$f(X, Y) = \frac{1}{2} \|\mathcal{P}_\Omega(M) - \mathcal{P}_\Omega(XY)\|_F^2$$

- Z uporabo **gradienta** in **optimalnega koraka** izvaja premik

$$X^{(k+1)} = X^{(k)} - t_{x^{(k)}} \nabla f_{Y^{(k)}}(X^{(k)})$$

$$Y^{(k+1)} = Y^{(k)} - t_{y^{(k)}} \nabla f_{X^{(k+1)}}(Y^{(k)})$$

Algoritem LMaFit

- Uporablja Moore-Penrose inverz
- Množenje rešuje po metodi najmanjših kvadratov

$$X^{(k+1)} = Z^{(k)}(Y^{(k)})^\dagger$$

$$Y^{(k+1)} = (X^{(k+1)})^\dagger Z^{(k)}$$

$$Z^{(k+1)} = X^{(k+1)}Y^{(k+1)} + \mathcal{P}_\Omega(M - X^{(k+1)}Y^{(k+1)})$$

Kazalo

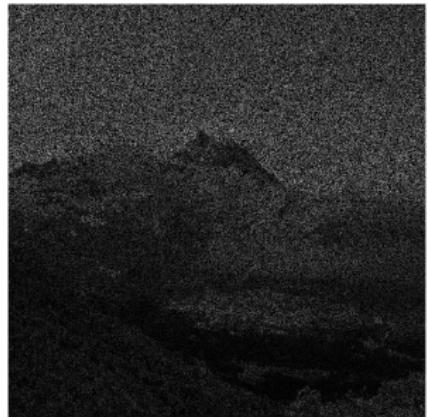
1 Predstavitev problema

2 Algoritmi

3 Rezultati

4 Zaključek

Vhodne slike



(a) 35% znanih podatkov

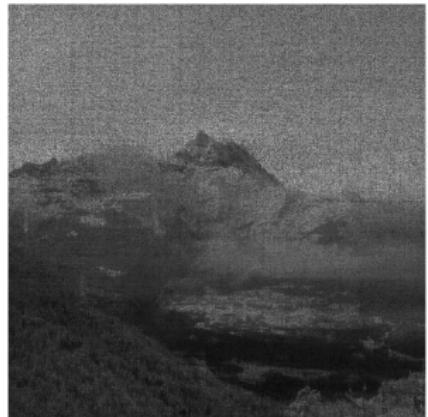


(b) 45% znanih podatkov



(c) 60% znanih podatkov

Rekonstrukcija z algoritmom SVT



(a) 35% znanih podatkov



(b) 45% znanih podatkov



(c) 60% znanih podatkov

Rekonstrukcija z algoritmom TNNM



(a) 35% znanih podatkov

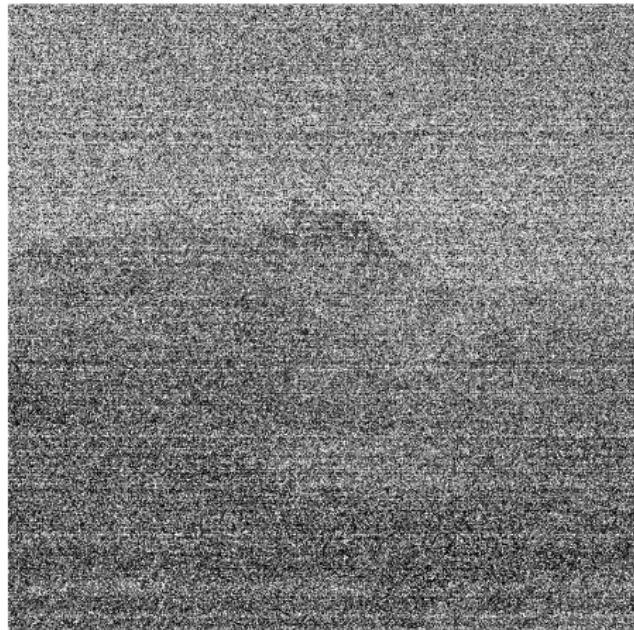


(b) 45% znanih podatkov



(c) 60% znanih podatkov

Rekonstrukcija z algoritmom ASD



(a) 35% znanih podatkov



(b) 45% znanih podatkov

Rekonstrukcija z algoritmom LMaFit



(a) 35% znanih podatkov

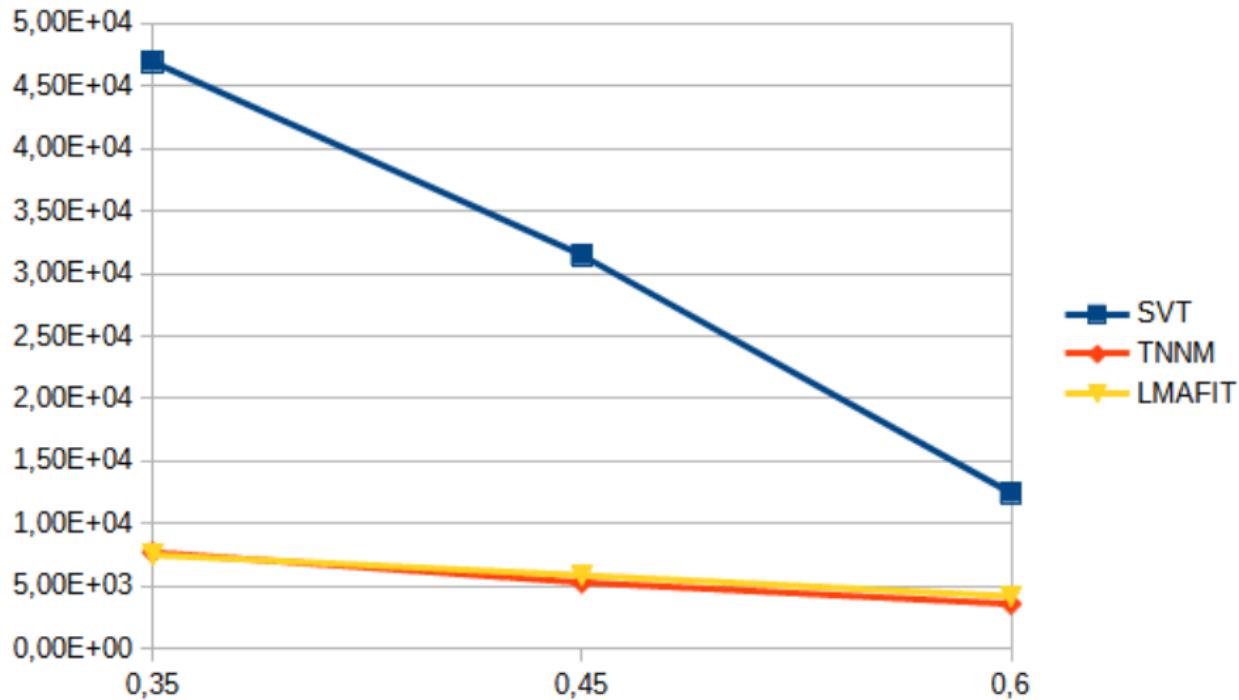


(b) 45% znanih podatkov

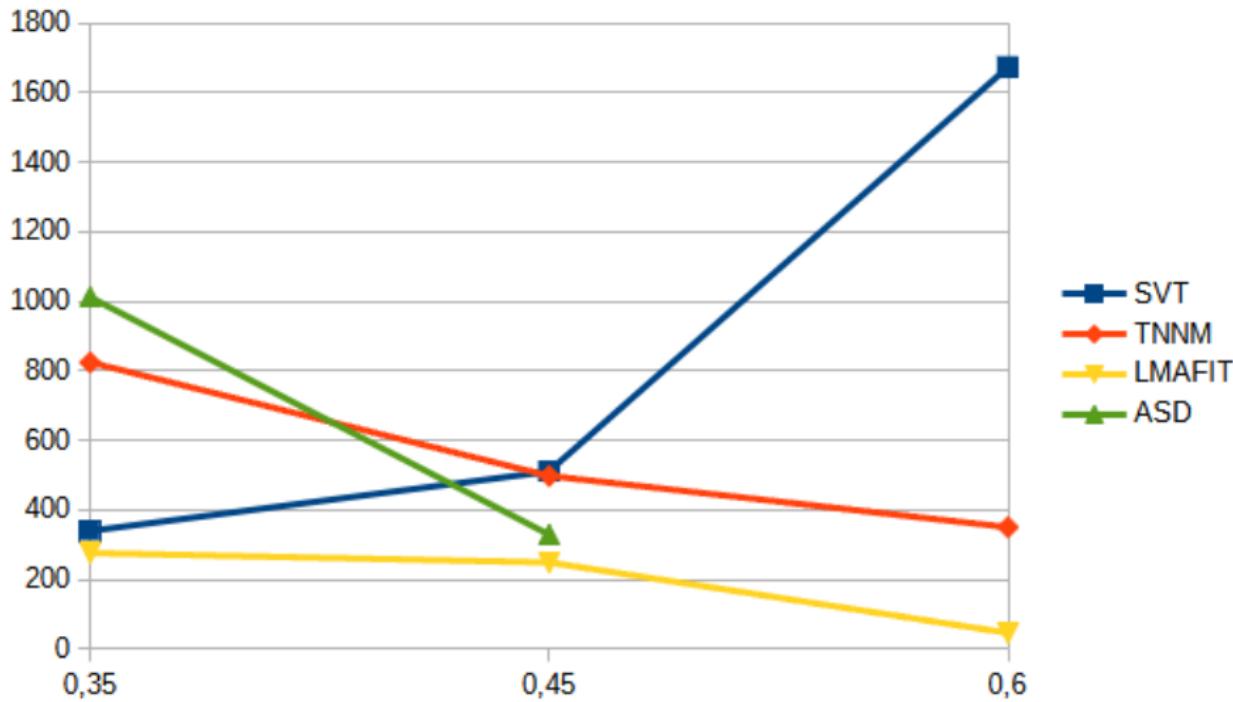


(c) 60% znanih podatkov

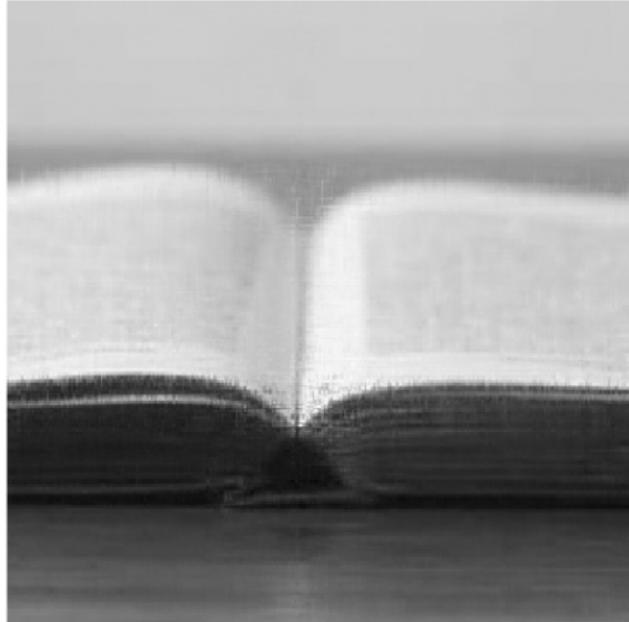
Napake algoritmov v Frobeniusovi normi



Časi izvajanja algoritmov



Vpliv kompleksnosti motiva pri algoritmu TNNM



(a) 35% znanih podatkov

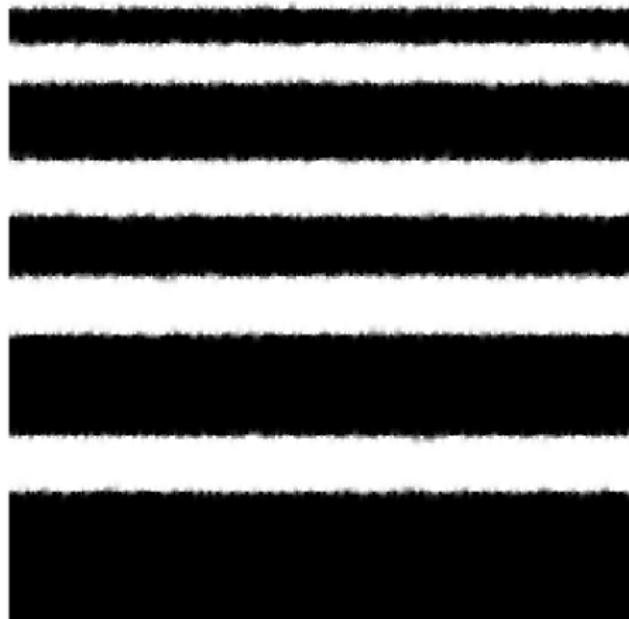


(b) 35% znanih podatkov

Rekonstrukcija z reševanjem Laplaceovih diferencialnih enačb



(a) 35% znanih podatkov



(b) 35% znanih podatkov

Kazalo

1 Predstavitev problema

2 Algoritmi

3 Rezultati

4 Zaključek

Ugotovitve

- Algoritem LMaFit je najhitrejši
- Algoritem TNNM vrne najboljše rezultate
- Prednost algoritma SVT - ne potrebujemo informacije o rangu
- Algoritem NNM primeren za majhne matrike (100×100)
- Ker se pri matričnih napolnitvah ne smemo zanašati na lokalno podobnost, obstajajo za rekonstrukcijo slik boljše metode

Glavni prispevki

- Implementacija algoritmov
- Primerjava delovanja algoritmov
- Analiza vplivov parametrov
- Interpretacija rezultatov prek matematičnega ozadja