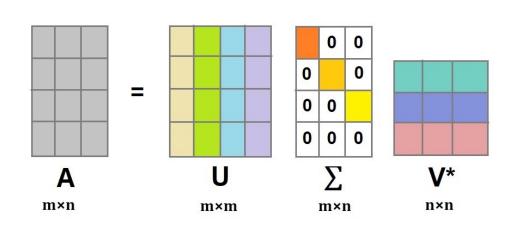
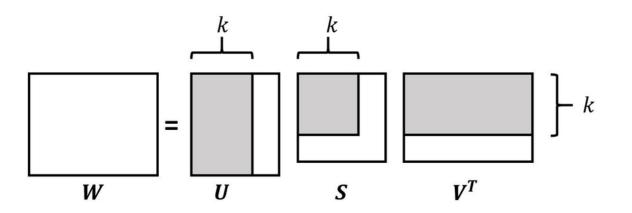
Матричные разложения: SVD

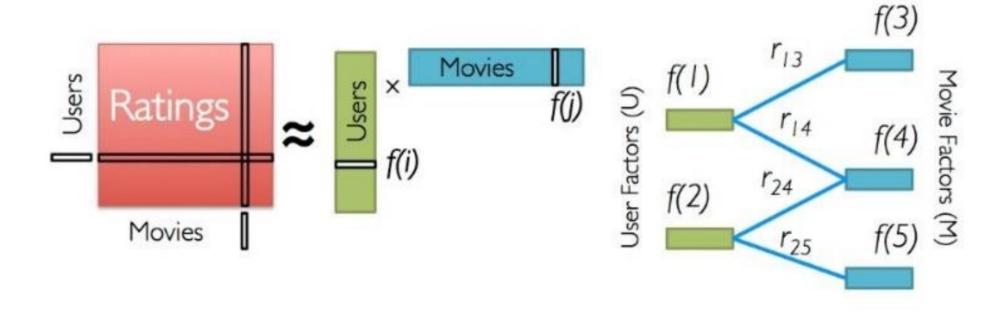






Матричные разложения: ALS





Матричные разложения: ALS (explicit)



$$L = \sum_{(i,j)} \left(r_{ij} - ar{p}_i \cdot ar{q}_j^T
ight)^2 + lpha \left(\lVert ar{p}_i
Vert^2 + \left\lVert ar{q}_j
Vert^2
ight)$$

$$score = U_i \cdot V^T$$

Матричные разложения: ALS (implicit)

$$p_{ui} = \begin{cases} 1 & r_{ui} > 0 \\ 0 & r_{ui} = 0 \end{cases}$$

$$\min_{x_*, y_*} \sum_{u, i} c_{ui} (p_{ui} - x_u^T y_i)^2 + \lambda \left(\sum_{u} ||x_u||^2 + \sum_{i} ||y_i||^2 \right)$$

$$c_{ui} = 1 + \alpha r_{ui}$$

$$score = U_i \cdot V^T$$



Матричные разложения: EASE

Embarrassingly Shallow Autoencoders for Sparse Data*



$$\tilde{A} = AW_1$$

$$\min_{B} ||X - XB||_F^2 + \lambda \cdot ||B||_F^2$$
s.t.
$$\operatorname{diag}(B) = 0$$

Матричные разложения: SLIM

Sparse Linear Method



$$\tilde{A} = AW_1$$

minimize
$$\frac{1}{2}\|A - AW\|_F^2 + \frac{\beta}{2}\|W\|_F^2 + \lambda\|W\|_1$$
 minimize
$$\frac{1}{2}\|\mathbf{a}_j - \mathbf{w}_j\|_2 = 0$$
 subject to
$$W \ge 0$$
 subject to
$$\mathbf{w}_j \ge 0$$

$$\mathbf{w}_{j,j} = 0$$

$$\begin{split} & \underset{\mathbf{w}_{j}}{\text{minimize}} & & \frac{1}{2}\|\mathbf{a}_{j} - A\mathbf{w}_{j}\|_{2}^{2} + \frac{\beta}{2}\|\mathbf{w}_{j}\|_{2}^{2} + \lambda\|\mathbf{w}_{j}\|_{1} \\ & \text{subject to} & & \mathbf{w}_{j} \geq \mathbf{0} \\ & & & w_{j,j} = 0, \end{split}$$