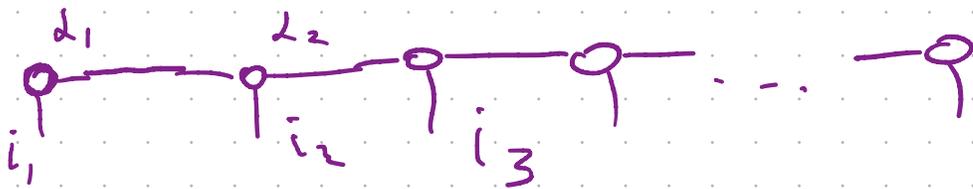


① Emb LeNet

② TT разложение, сигма  
TT

$$x_{i_1 \dots i_d} = G_1(i_1) \dots G_d(i_d) =$$

$$= \sum_{\substack{d_1, \dots, d_{d-1} \\ d_1, \dots, d_{d-1} = 1}} g_{i_1 d_1}^{(1)} g_{d_1 i_2 d_2}^{(2)} g_{d_2 i_3 d_3}^{(3)} \dots g_{d_{d-1} i_d}^{(d)}$$



$$y_i = \sum a_{ij} x_j$$

$$y_{i_1 \dots i_d} = \sum_{j_1, \dots, j_d} \underbrace{a_{i_1 \dots i_d, j_1 \dots j_d}}_{\text{weights}} \underbrace{x_{j_1 \dots j_d}}_{\text{input}}$$

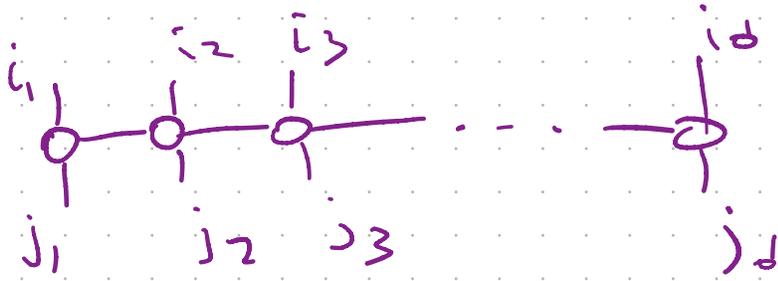


$$a_{\overline{i_1 \dots i_d}, \overline{j_1 \dots j_d}}$$

$$A(i_1, \dots, i_7) =$$

$$= \sum_{d_1, \dots, d_6=1}^r g_{i_1 d_1} \cdot g_{d_1 i_2 d_2} \cdot \dots \cdot g_{d_5 i_6 d_6} g_{d_6 i_7}$$

$$\tilde{a}_{i_1 j_1, i_2 j_2, \dots, i_d j_d}$$



$$X_{ij} = \sum_{d_1, \dots, d_d=1}^{r_1, \dots, r_d} a_{i_1 j_1, d_1} \cdot a_{i_2 j_2, d_2} \cdot \dots \cdot a_{i_d j_d, d_d}$$

$$\delta_{ij} = \delta_{i_1 j_1} \delta_{i_2 j_2} \dots \delta_{i_d j_d} \cdot \dots \cdot a_{i_d j_d, d_d}$$

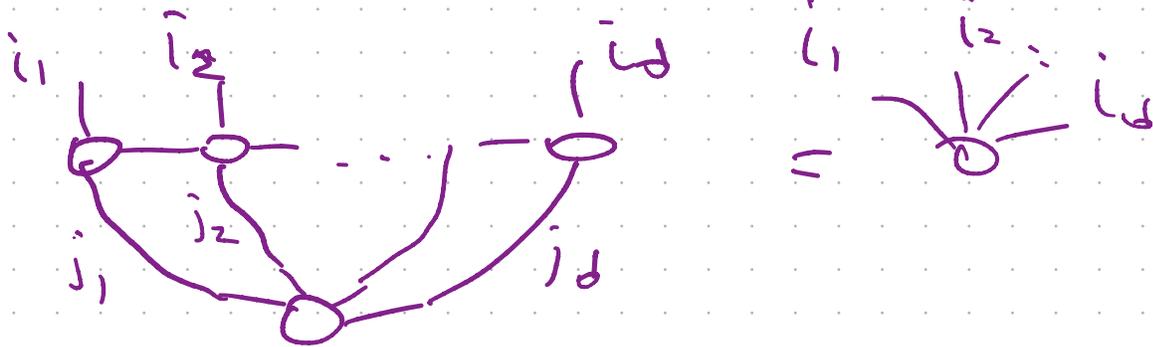
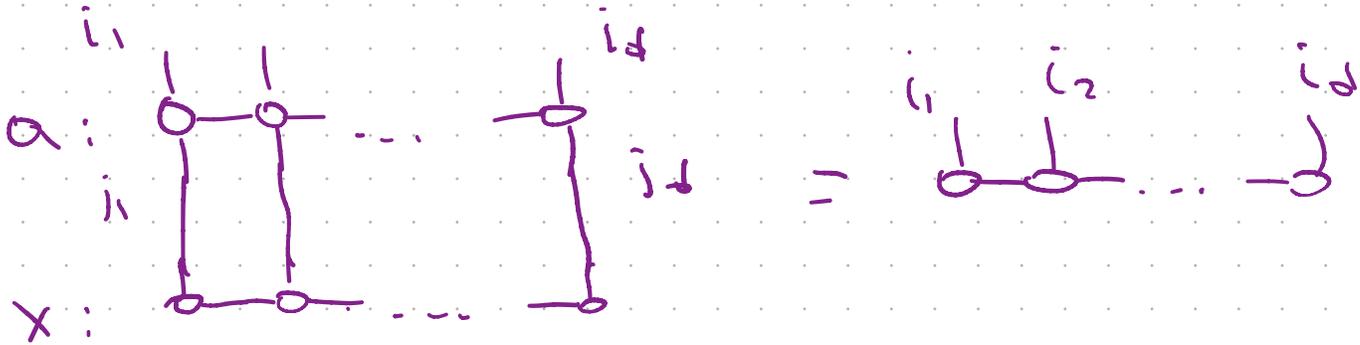
|||

$$\delta_{i_1, \dots, i_d, j_1, \dots, j_d}$$

$$A_{(k)} \in \mathbb{R}^{(n_1 \dots n_k) \times (n_{k+1} \dots n_d)}$$

$$r_k = \min \left( \prod_{j=1}^k n_j, \prod_{j=k+1}^d n_j \right)$$

$$y_{i_1 \dots i_d} = \sum_{j_1, \dots, j_d} \underbrace{a_{i_1 \dots i_d j_1 \dots j_d}} \underbrace{x_{j_1 \dots j_d}}$$



$$2^d \quad y = Wx \quad 2^d \quad \rightarrow \quad 2x \dots x \quad \sim$$

Diagram illustrating the contraction of a tensor network with a loop into a star graph. On the left, a horizontal chain of nodes is shown with indices  $i_1, i_2, \dots, i_d$  on top. A loop is formed by connecting the first and last nodes of the chain. On the right, the result is a star graph with a central node and  $d$  edges connecting it to nodes with indices  $i_1, i_2, \dots, i_d$  on top.

факторизация,

что

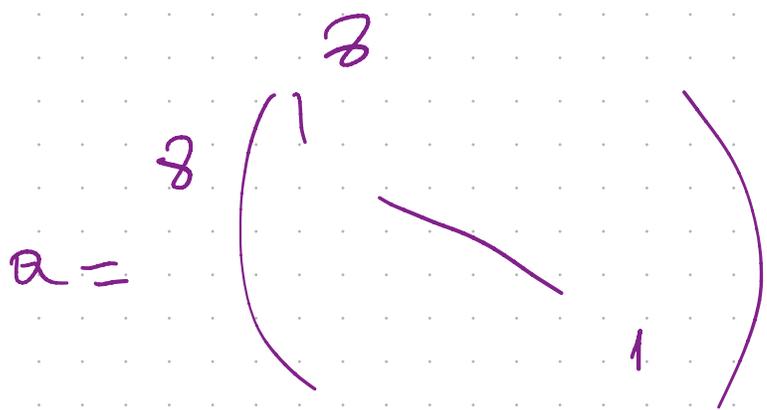
TT

ранги

большие

1

1



$a = a.reshape([2]*6, order='f')$

$a_{i_1 i_2 i_3 j_1 j_2 j_3}$

$tt.tensor(a, 1e-8)$

$(2, 4, 8, 4, 2)$

$a_{i_1 j_1 i_2 j_2 i_3 j_3}$

$a = np.transpose(a, [0, 3, 1, 4, 2, 5])$

$a = a.reshape([4, 4, 4], order='f')$

но если есть формат TT-матрицы, то ранги = 1.

здесь глупая TT-SVD

и видим, что ранги полные

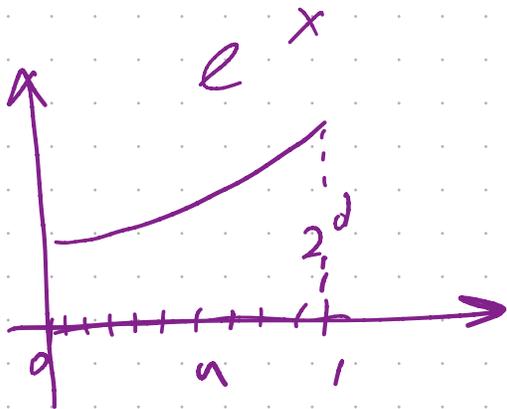
$$i + j + k = \frac{(1+\epsilon^i)(1+\epsilon^j)(1+\epsilon^k) - 1}{\epsilon} + O(\epsilon)$$

$$i_1 + i_2 + \dots + i_d$$

$$\begin{matrix} \frac{1}{\epsilon} & & \\ // & & | \\ u_i & v_j & w_k \end{matrix}$$

$$\sum u_{i_d} v_{j_d} w_{k_d}$$

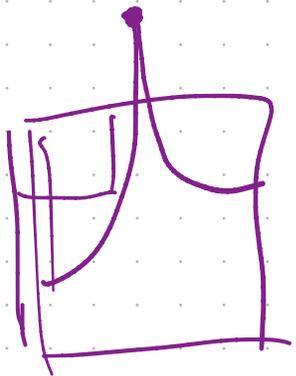

---



$$e^{hi}, \quad i = 0, \dots, 2^d - 1$$

$$i = i_1 2^{d-1} + \dots + i_d$$

$Q_{i,j,k}$



$$e^{(i_1 2^{d-1} + \dots + i_d)h} =$$

$$= e^{i_1 2^{d-1} h} \cdot e^{i_2 2^{d-2} h} \cdot \dots \cdot e^{i_d h}$$

~~\*~~ сеть  $2^d$  узлов.

$1 \times 2 \times 1$

эквивалентно

$O(\log_2^n)$

сжимаем в ТТ рангом

1  $\Rightarrow$  храним только

ТТ-эдра.

BLESS of DIMENSIONALITY

---

CP - единственность. суть вещей  
уз - за единственность

CP - ALS по 3-мерному  $i+j+k$ .

---

① CP ALS

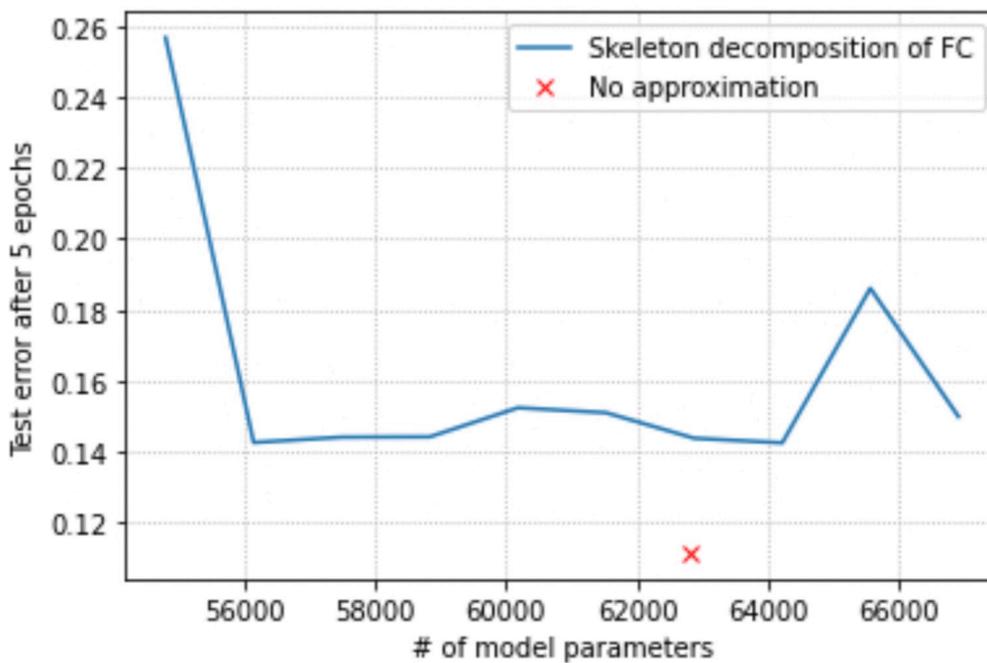
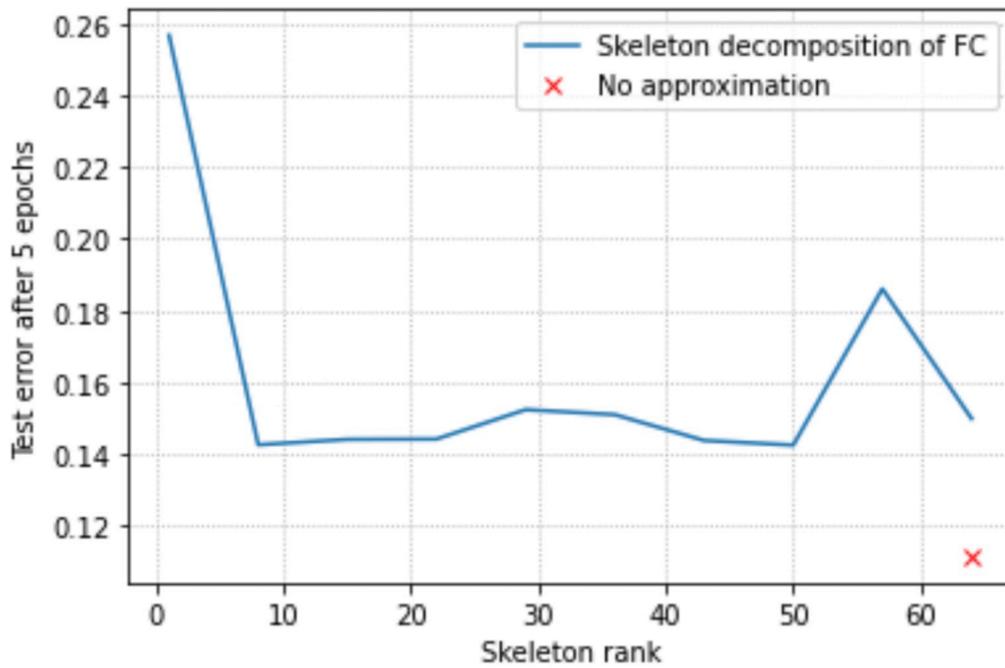
② ТТ  $\begin{cases} \rightarrow$  ТТ эдра  
 $\searrow$  ТТ-слои.

Memory,  
Quality  
Time.

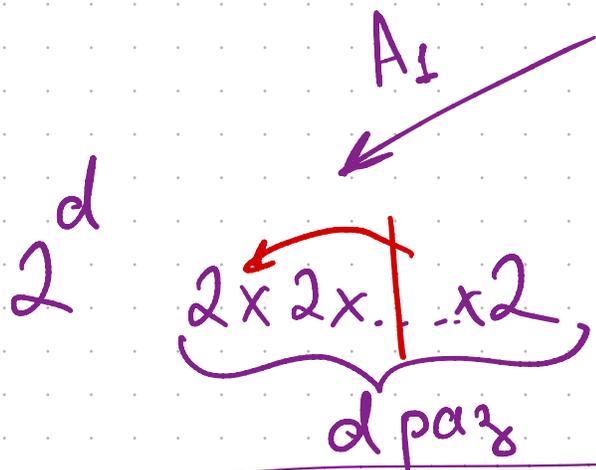
1. обученная сеть AS  
USUAL

2. обученная СТТ-слоями  
вместо FC-слоя.

- ① TT-матрицы и TT-разложение матрицы
- ② Skeleton и TT свои вместо FC
- ③ CP для тензора  $i_1 + i_2 + \dots + i_d$



① TT разложение  $I_n = \begin{pmatrix} 1 & & & 0 \\ & \ddots & & \\ & & 0 & \\ & & & \ddots & \\ & & & & 1 \end{pmatrix}$

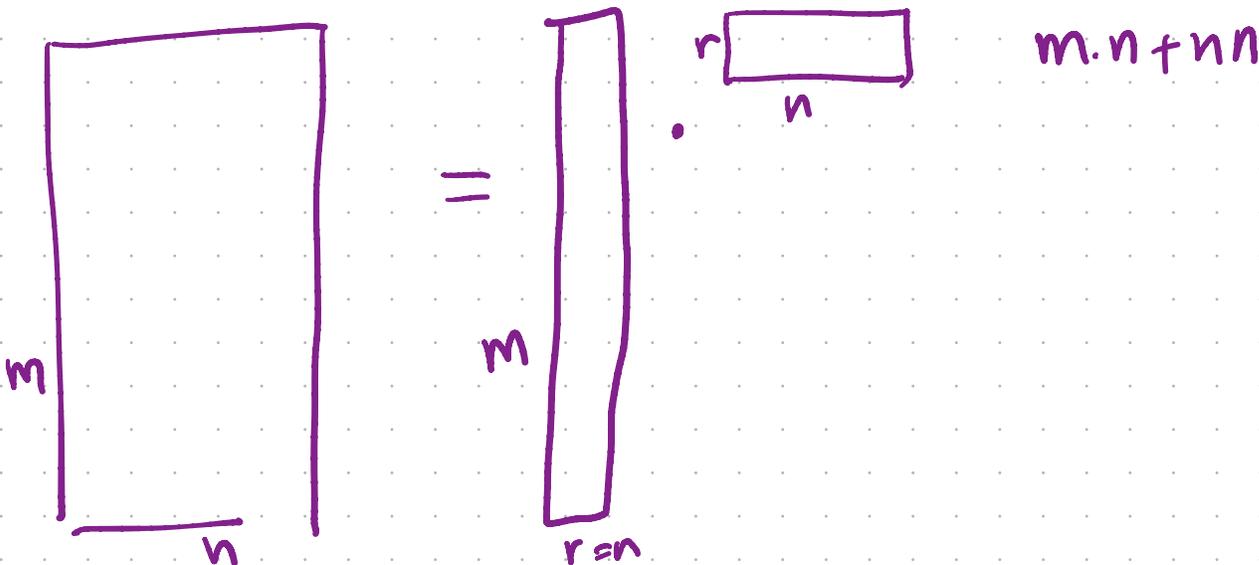


② Схематъ FC нейросети e Skeleton TT

③ CP

$A_{m \times n} = U V$  SKELTON

$m \times r \quad r \times n$



$r = n$

$$I = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i=j \\ 0, & i \neq j \end{cases} \quad \text{TT разложение}$$

Будет иметь полный ранг

$$A_{i_1} = 2 \times 2 \times 2 \times 2 \times 2$$

$$A_{i_1 \dots i_6}$$

TT ранги • TT развертки

ранги матриц  $A_{(i)}$

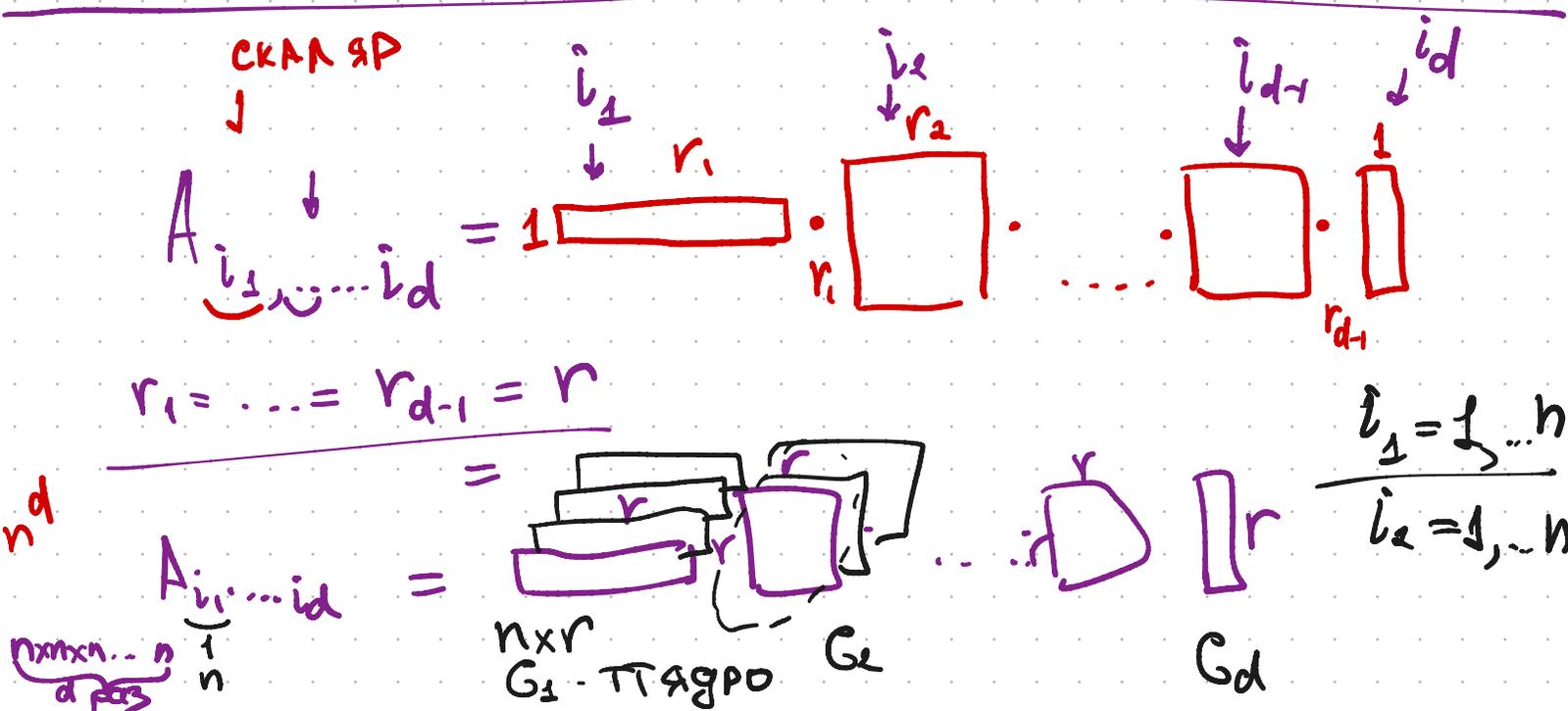
$$A_{(1)} = \dots \times 2^5$$

$$A_{(2)} = 2^2 \times 2^4 \quad i=1, 5$$

- TT - ранги

$$r \in \mathbb{R}^{d-1}$$

$$A_{(5)}$$



общий  
размер  
вектор

$n \cdot r$

$n \cdot r^2 (d-2)$

$n \cdot r$

вектор:

$$I_{ij} \rightarrow I_{i_1 i_2 i_3 i_4 i_5 i_6}$$

$\parallel$

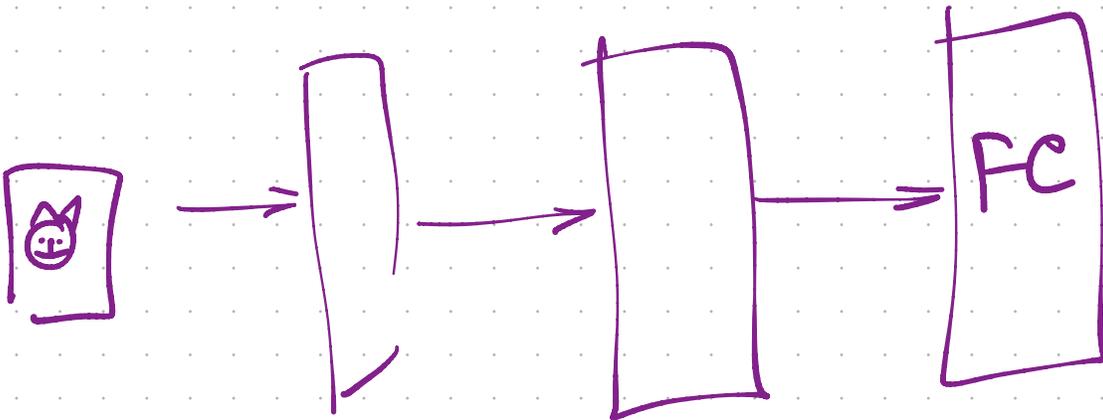
$$\delta_{ij} =$$

$$I_{\underbrace{i_1 i_4}_{i_1 i_4} \underbrace{i_2 i_5}_{i_2 i_5} \underbrace{i_3 i_6}_{i_3 i_6}} =$$

$\parallel$

$$\delta_{\underbrace{i_1 i_4}_{i_1 i_4} i_2 i_5 i_3 i_6} = \delta_{i_1 i_4} \cdot \delta_{i_2 i_5} \cdot \delta_{i_3 i_6}$$

Neural Network



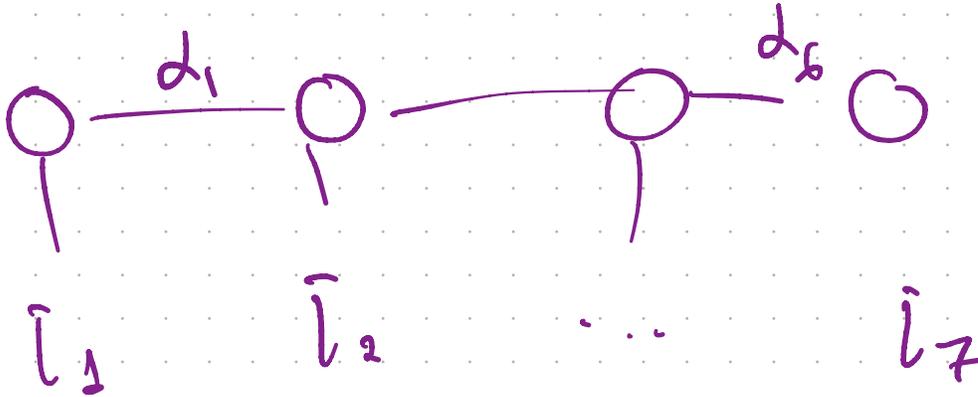
$$y_{out} = W \cdot x_{in} + b$$

out in

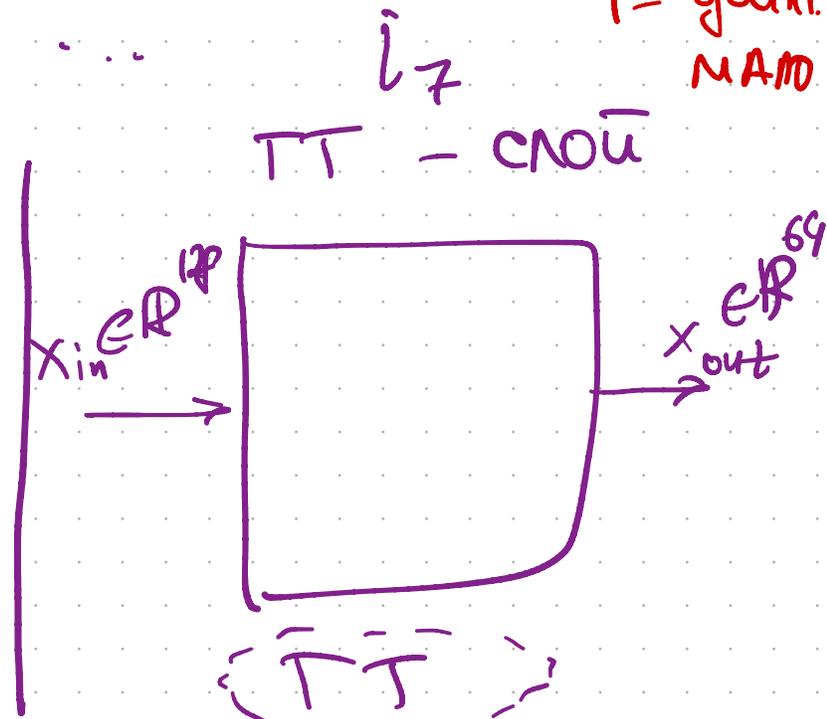
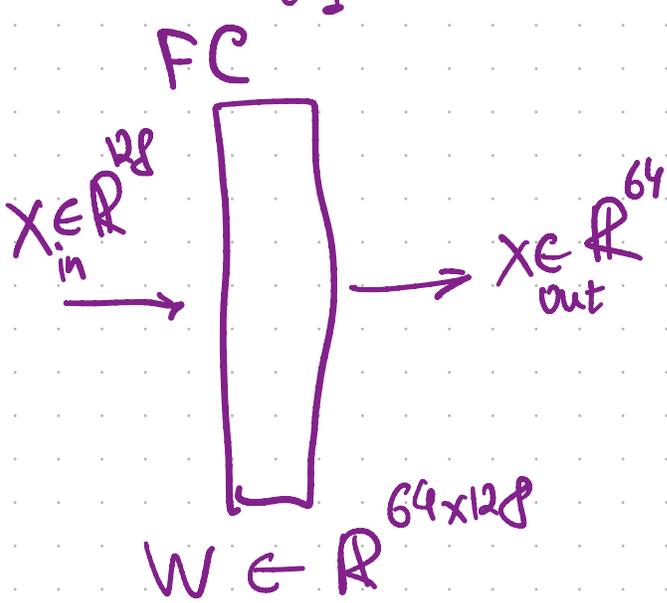


4) выведем  $T$  в TT формате  
(содержит из  $\sigma(\mathbb{R})$ )

$$T_{i_1, \dots, i_d} = \sum_{d_1, \dots, d_{G-1}}^r g_{i_1 d_1} g_{d_1 i_2} \dots g_{d_{G-1} i_G}$$



есть  
схемат,  
есть,  
 $r$  - гора,  
MAD

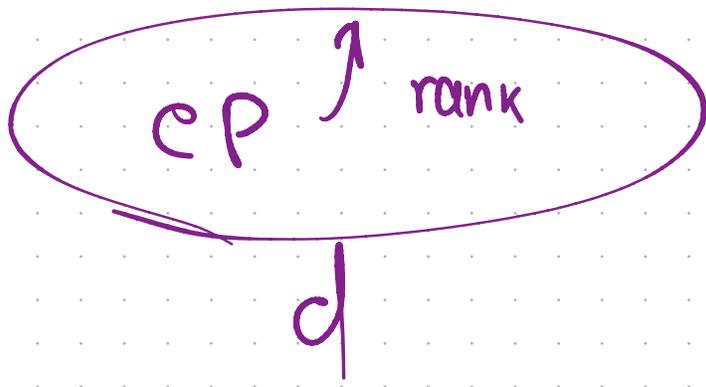


$G_1, \dots, G_7$   
 $4 \times r, 4r^2, 4r^2, 4r^2, 4r^2, 4r^2, r \times 2$

$$4r^2 \cdot 5 + 6r \leq 64 \cdot 128$$

$i+j+k+l$

$$= \frac{(1+\varepsilon i)(1+\varepsilon j)(1+\varepsilon k)(1+\varepsilon l) - 1}{\varepsilon} + o(\varepsilon)$$



$$r=2$$