## 1 Metodologia chyb

Na vstupe su trajektórie buniek ako 3D tenzory. Y je požadovaná,  $\hat{Y}$  je predpovedaná sieťou.

Pre úplnosť poznámka o tvare a indexovaní tenzorov Y a  $\hat{Y}$ :

- ullet rozmer tenzora je Y[depth][height][width],
- indexovanie Y[k][j][i]
- index k určuje bunku, k = (0, depth), v experimente k = (0, 38)
- index j určuje časový krok,  $j = \langle 0, height \rangle$ , v experimente  $j = \langle 0, 9057 \rangle$
- index i určuje súradnicu polohy,  $i = \langle 0, width \rangle$ , v experimente  $i = \langle 0, 3 \rangle$

Najprv sa definuje chyba ako rozdiel požadovanej a predpovedanej hodnoty

$$E = Y - \hat{Y} \tag{1}$$

Vypocet relativnej chyby je nasledovny : v L1 norme pomer chyboveho tenzora E a prislusnej dlzky tenzora Y, dostaneme pomocny tenzor  $r_t$ . Tenzor  $\epsilon$  ma nepatrnu kladnu hodnotu a zabranuje deleniu nulou. Nakoniec sa hodnoty spriemeruju a vynasobia 100.

$$r_t = \frac{|E|}{|\hat{Y}| + \epsilon} \tag{2}$$

$$relative\_error = \bar{r}_t 100\% \tag{3}$$

**Pre modelovanie rozlozenia pravdepodobnosti** chyby, normalnym rozdelenim je potrebne mat priemer chyby a rozptyl. Z pythonu som pouzil hotove funkcie

- E.mean(), https://docs.scipy.org/doc/numpy-1.15.0/reference/generated/numpy.mean.html
- numpy.std(E), https://docs.scipy.org/doc/numpy-1.15.0/reference/generated/numpy.std.html

$$mean = E.mean()$$
 (4)

$$sigma = numpy.std(E) (5)$$

Tu neviem ci to vrati  $\sigma$  alebo  $\sigma^2$ .

Dalsia vhodna metrika je root mean square error (RMS). Pocitana ako odmocnina z priemeru druhych mocnin chyb. https://en.wikipedia.org/wiki/Root\_mean\_square Indexovanie  $\alpha$  je len formalne zjednodusenie - aby sa nemuseli pisat 3 sumy cez i,j,k. Hodnota N je potom N = width \* height \* depth.

$$rms = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{\alpha=1}^{N} E_{\alpha}^{2}}$$
 (6)

v pythone ako

rms = numpy.sqrt(numpy.mean(numpy.square(error)))

**Dalsia vhodna metrika** je absolutna priemerna chyba. Pocitana ako primer absolutnych hodnot chyby E v L1 norme.

$$ams = \frac{1}{N} \sum_{\alpha=1}^{N} |E_{\alpha}| \tag{7}$$

v pythone ako

ams = numpy.mean(numpy.absolute(error))

## 2 Spočítané výsledky

Tabuľka uvádza chyby pre siete 0 až 7. Chyby majú priamu interpretáciu ako chyba polohy [um]. Zeleným sú v danej metrike znázornené najlepšie a červeným najhoršie výsledky.

ID	error mean [um]	error sigma [um]	rms [um]	ams [um]	relative_error [%]
0	-8.937	37.229	38.287	14.473	14.681
1	-33.725	205.573	208.321	41.814	42.588
2	-3.513	22.089	22.367	9.055	12.907
3	-0.292	15.36	15.363	6.942	11.321
4	-1.151	10.928	10.988	3.824	7.701
5	-0.224	10.765	10.767	4.248	7.95
6	-0.777	11.711	11.736	4.156	8.428
7	-1.526	11.373	11.474	3.735	7.556

## 3 Je treba

Treba overiť či je to správne. Z každého pohľadu : metodológia, vzorce, interpretácia aj programovanie.

ID		axis X			axis Y			axis Z				
	mean [um]	sigma [um]	rms [um]	rms relative [%]	mean [um]	sigma [um]	rms [um]	rms relative [%]	mean [um]	sigma [um]	rms [um]	rms relative [%]
0	-24.86	61.73	66.55	12.89	-4.47	19.35	19.86	22.09	-0.08	0.08	0.11	46.88
1	-101.11	357.29	371.32	71.9	-9.06	69.57	70.16	78.04	-0.81	2.85	2.96	1239.89
2	-3.29	36.79	36.93	7.15	-8.17	14.67	16.79	18.68	-0.11	0.13	0.17	69.61
3	4.29	25.07	25.44	4.93	-5.15	10.16	11.39	12.67	-0.11	0.08	0.14	56.87
4	-0.05	19.16	19.16	3.71	-3.54	4.21	5.5	6.12	-0.2	0.19	0.27	114.96
5	2.48	18.54	18.71	3.62	-3.06	4.7	5.61	6.24	-0.16	0.19	0.24	101.16
6	0.48	20.63	20.64	4.0	-2.75	4.44	5.22	5.81	-0.29	0.24	0.37	156.44
7	-1.44	19.9	19.96	3.86	-3.42	4.83	5.91	6.58	-0.17	0.16	0.23	96.09

ID	total error						
	mean [um]	sigma [um]	rms [um]	rms relative [%]			
0	-9.8	38.88	40.1	7.23			
1	-36.99	215.02	218.18	39.32			
2	-3.85	23.11	23.43	4.22			
3	-0.32	16.09	16.09	2.9			
4	-1.26	11.44	11.51	2.07			
5	-0.25	11.27	11.28	2.03			
6	-0.85	12.26	12.29	2.22			
7	-1.67	11.9	12.02	2.17			