

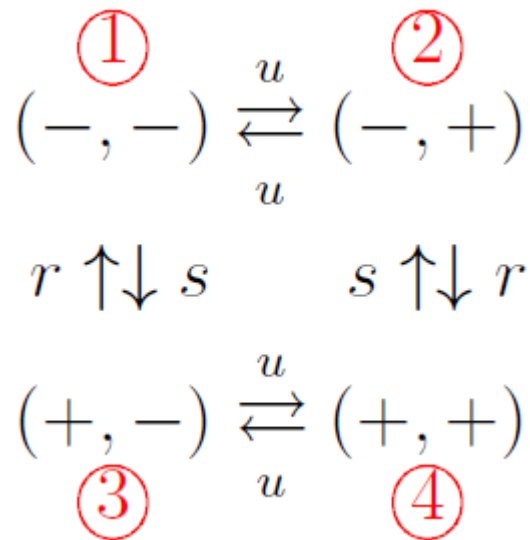
*Koszty i zyski w przesyłaniu informacji
w małych sieciach biologicznych*

Paulina Szymańska, Dario Villamaina,
Aleksandra Walczak

Co nazywamy małą siecią biologiczną?

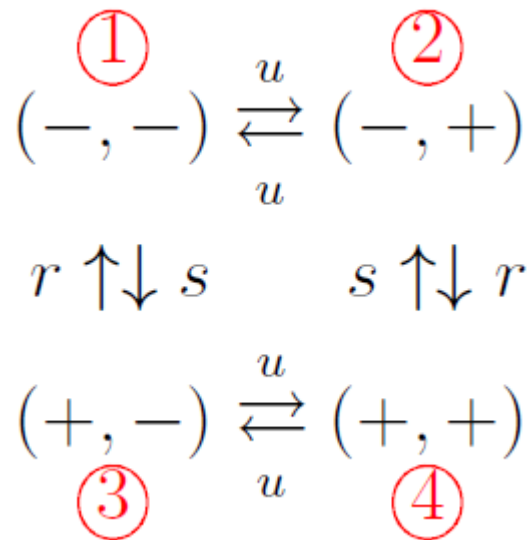
Co nazywamy małą siecią biologiczną?

Input reguluje output,
bez sprzężenia

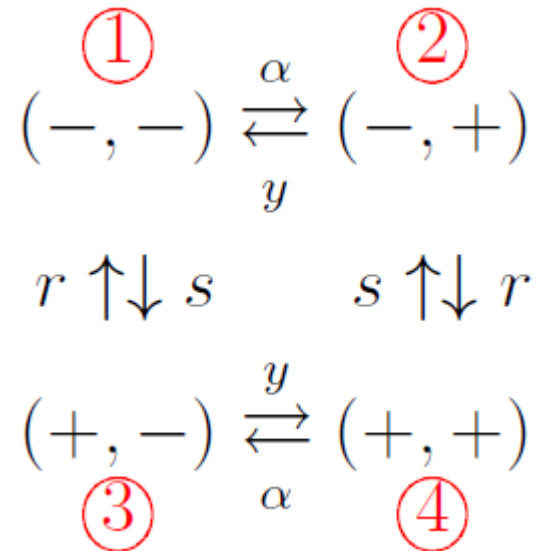


Co nazywamy małą siecią biologiczną?

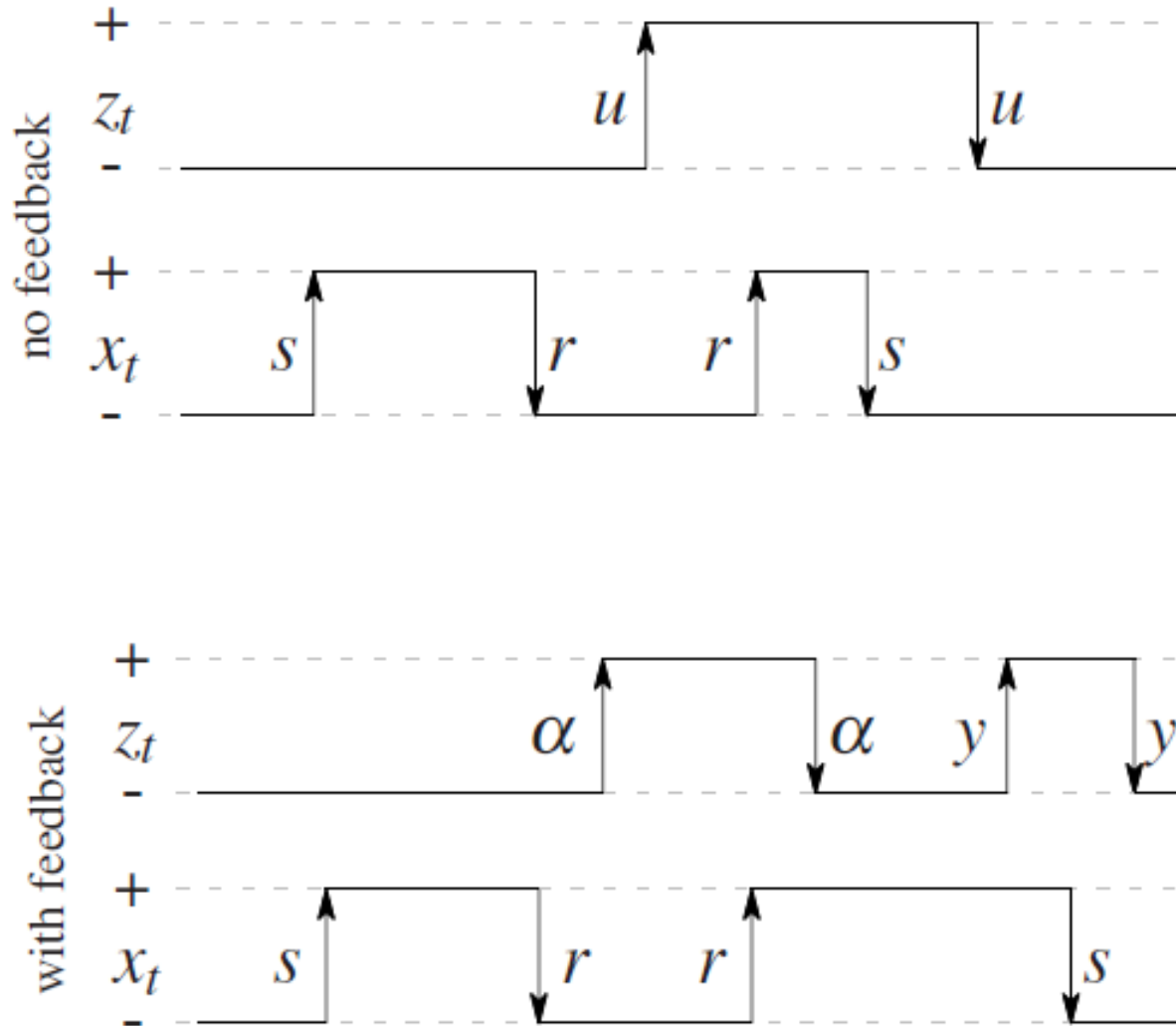
Input reguluje output,
bez sprzężenia



Input reguluje output,
output reguluje input

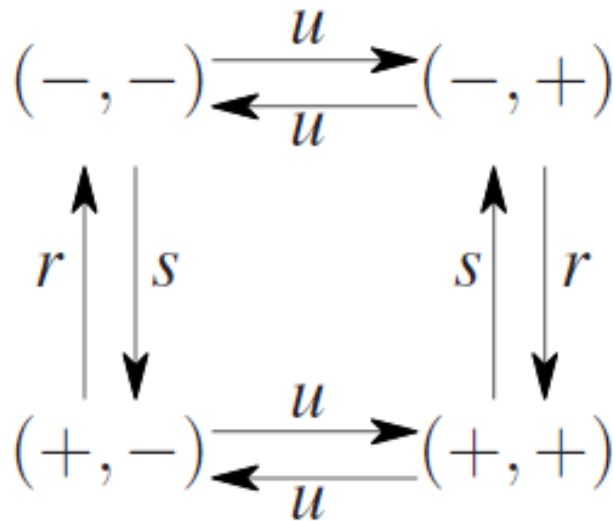


Co nazywamy małą siecią biologiczną?

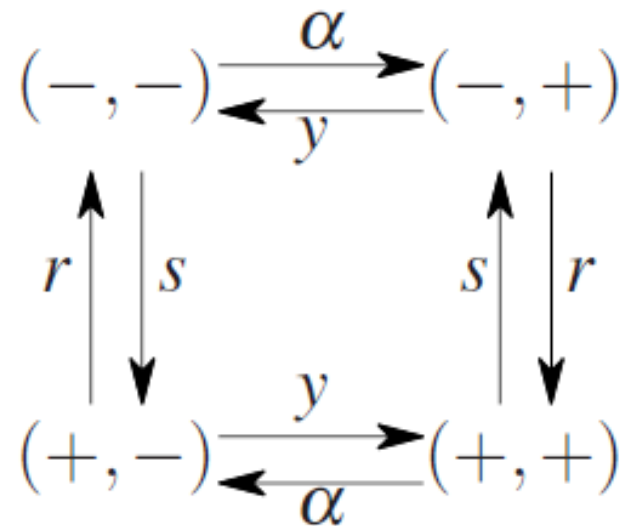


Co nazywamy małą siecią biologiczną?

no feedback



with feedback



(x, z)
(output, input)

Co nazywamy zyskiem?

$$I[X_t, Z_0] = \sum_{x_t, z_0} p(x_t, z_0) \log \frac{p(x_t, z_0)}{p(x_t)p(z_0)}$$

Co nazywamy zyskiem?

$$I[X_t, Z_0] = \sum_{x_t, z_0} p(x_t, z_0) \log \frac{p(x_t, z_0)}{p(x_t)p(z_0)}$$

$$p(x_t, z_t | x_0, z_0) = \sum_{i=1}^4 e^{-\lambda_i t} u_i^T(x_0, z_0) v_i(x_t, z_t)$$

Co nazywamy zyskiem?

$$I[X_t, Z_0] = \sum_{x_t, z_0} p(x_t, z_0) \log \frac{p(x_t, z_0)}{p(x_t)p(z_0)}$$

$$p(x_t, z_t | x_0, z_0) = \sum_{i=1}^4 e^{-\lambda_i t} u_i^T(x_0, z_0) v_i(x_t, z_t)$$

$$\mathcal{L} = \begin{pmatrix} u+s & -u & -r & 0 \\ -u & u+r & 0 & -s \\ -s & 0 & u+r & -u \\ 0 & -r & -u & u+s \end{pmatrix} \quad \frac{d}{dt} p = -\mathcal{L} p$$

Czy mamy jakieś ograniczenia?

$$\sigma(t) = \sum_{i,j} p_i(t) w_{ij} \log \frac{p_i(t) w_{ij}}{p_j(t) w_{ji}}$$

$$\sigma(t) = \sum_{i,j} p_i(t) w_{ij} \log \frac{p_i(t) w_{ij}}{p_j(t) w_{ji}}$$

$$S(t) = - \sum_i p_i(t) \log p_i(t)$$

$$\sigma(t) = \sum_{i,j} p_i(t)w_{ij} \log \frac{p_i(t)w_{ij}}{p_j(t)w_{ji}}$$

$$S(t) = - \sum_i p_i(t) \log p_i(t)$$

$$\begin{aligned} \dot{S}(t) &= \frac{1}{2} \sum_{i,j} p_i(t)w_{ij} \log \frac{p_i(t)}{p_j(t)} + \frac{1}{2} \sum_{j,i} p_j(t)w_{ji} \log \frac{p_j(t)}{p_i(t)} \\ &= \frac{1}{2} \sum_{i,j} p_i(t)w_{ij} \log \frac{p_i(t)}{p_j(t)} - \frac{1}{2} \sum_{j,i} p_j(t)w_{ji} \log \frac{p_i(t)}{p_j(t)} \\ &= \frac{1}{2} \sum_{i,j} (p_i(t)w_{ij} - p_j(t)w_{ji}) \log \frac{p_i(t)}{p_j(t)} \\ &= \underbrace{\frac{1}{2} \sum_{i,j} (p_i(t)w_{ij} - p_j(t)w_{ji}) \log \frac{w_{ji}}{w_{ij}}}_{\text{entropy flow}} + \underbrace{\frac{1}{2} \sum_{i,j} (p_i(t)w_{ij} - p_j(t)w_{ji}) \log \frac{p_i(t)w_{ij}}{p_j(t)w_{ji}}}_{\text{entropy production rate}} \end{aligned}$$

Czy mamy jakieś ograniczenia?

$$\sigma(t) = \sum_{i,j} p_i(t) w_{ij} \log \frac{p_i(t) w_{ij}}{p_j(t) w_{ji}}$$

Czy mamy jakieś ograniczenia?

$$\sigma(t) = \sum_{i,j} p_i(t) w_{ij} \log \frac{p_i(t) w_{ij}}{p_j(t) w_{ji}}$$

$$\begin{aligned} \sigma(t) &= \sum_{i,j} p_i(t) w_{ij} \log \frac{p_i(t) w_{ij}}{p_j(t) w_{ji}} \\ &= \sum_{i,j} p_i(t) w_{ij} \log \frac{w_{ij}}{w_{ji}} + \underbrace{\sum_{i,j} p_i(t) w_{ij} \log \frac{p_i(t)}{p_j(t)}}_{\dot{S}(t)} \xrightarrow{t \rightarrow \infty} \sum_{i,j} p_i^\infty w_{ij} \log \frac{w_{ij}}{w_{ji}} = \sigma^{\text{st}} \end{aligned}$$

Czy mamy jakieś ograniczenia?

$$\sigma(t) = \sum_{i,j} p_i(t) w_{ij} \log \frac{p_i(t) w_{ij}}{p_j(t) w_{ji}}$$

$$\begin{aligned} \sigma(t) &= \sum_{i,j} p_i(t) w_{ij} \log \frac{p_i(t) w_{ij}}{p_j(t) w_{ji}} \\ &= \sum_{i,j} p_i(t) w_{ij} \log \frac{w_{ij}}{w_{ji}} + \underbrace{\sum_{i,j} p_i(t) w_{ij} \log \frac{p_i(t)}{p_j(t)}}_{\dot{S}(t)} \xrightarrow{t \rightarrow \infty} \sum_{i,j} p_i^\infty w_{ij} \log \frac{w_{ij}}{w_{ji}} = \sigma^{\text{st}} \end{aligned}$$

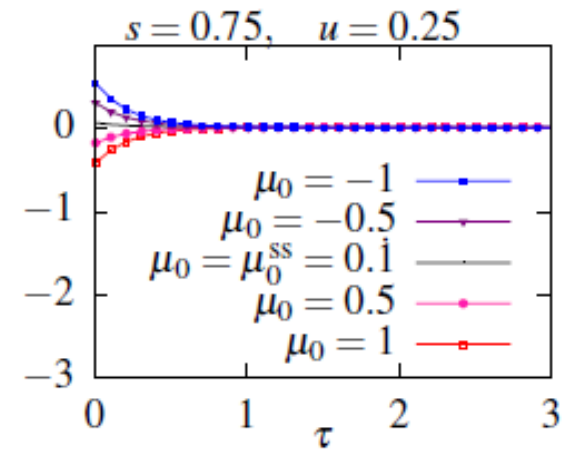
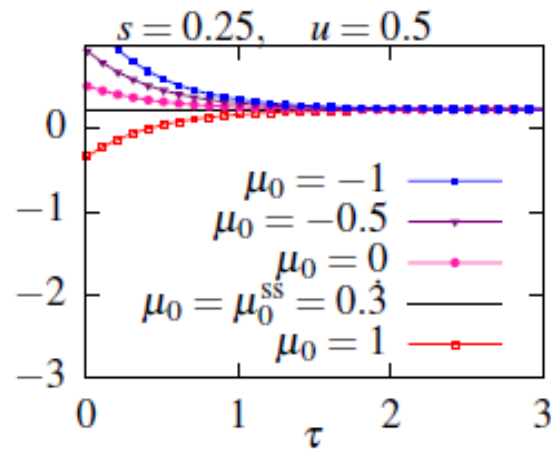
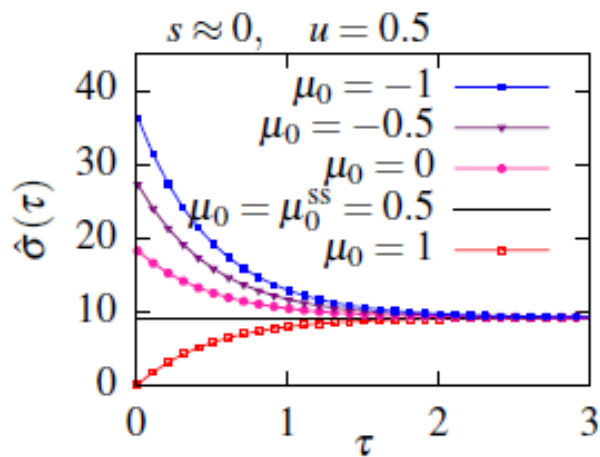
$$\sum_{i,j} p_i^{\text{ss}} w_{ij} \log \frac{w_{ij}}{w_{ji}}$$

Jaki koszt ponosimy?

$$\sigma(t) = \sum_{i,j} p_i(t) w_{ij} \log \frac{p_i(t) w_{ij}}{p_j(t) w_{ji}}$$

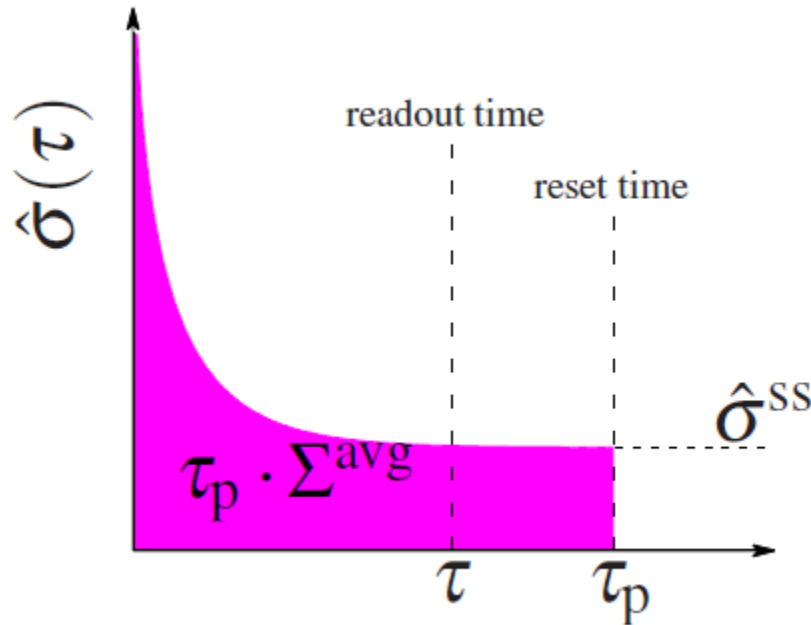
Jaki koszt ponosimy?

$$\sigma(t) = \sum_{i,j} p_i(t) w_{ij} \log \frac{p_i(t) w_{ij}}{p_j(t) w_{ji}}$$



Jaki koszt ponosimy?

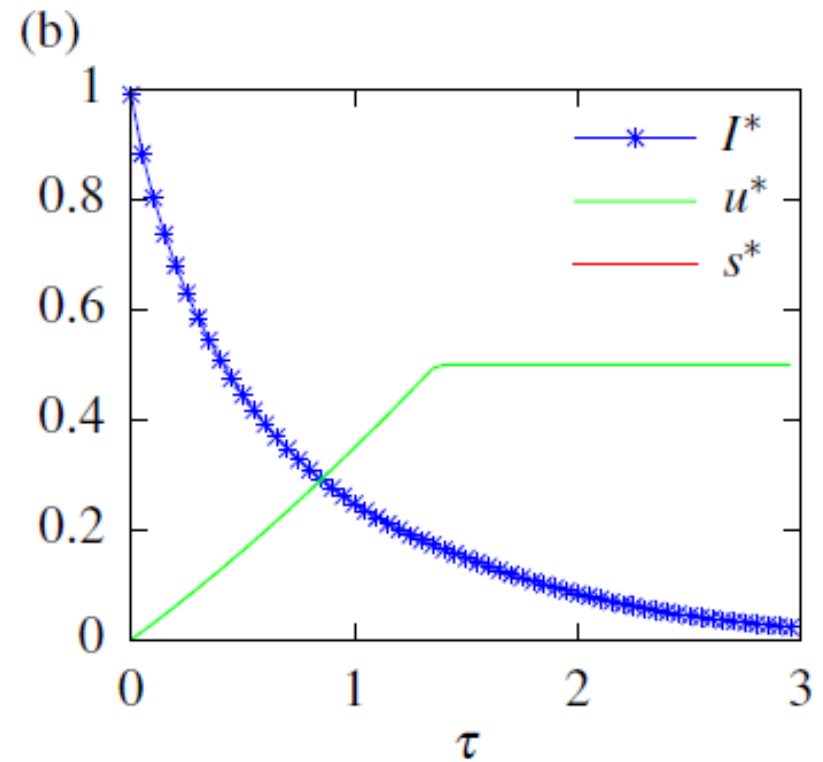
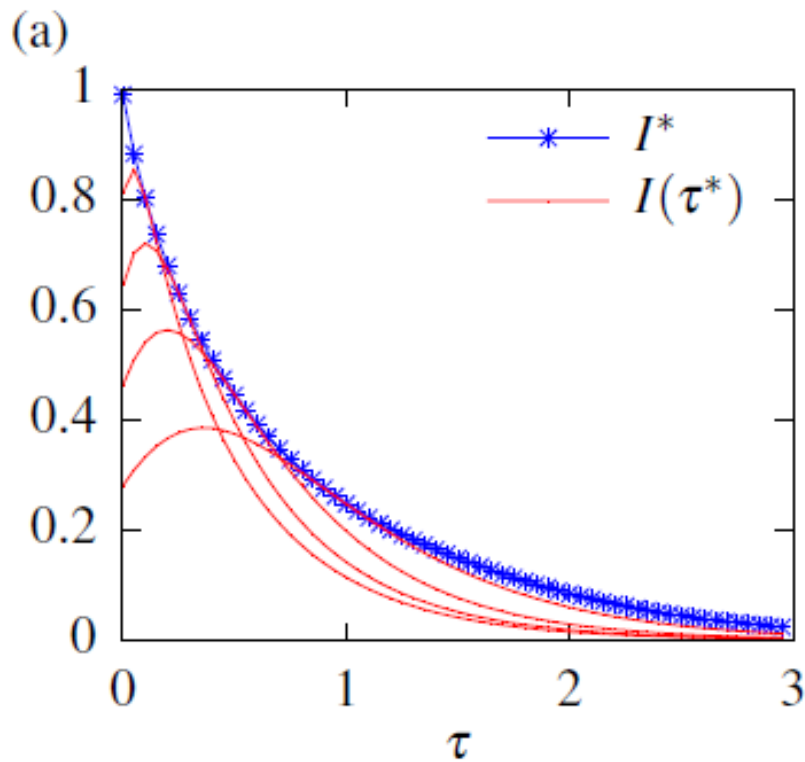
$$\sigma(t) = \sum_{i,j} p_i(t) w_{ij} \log \frac{p_i(t) w_{ij}}{p_j(t) w_{ji}} \quad \Sigma^{\text{avg}}(\tau_p) = \frac{1}{\tau_p} \int_0^{\tau_p} \hat{\sigma}(\tau) d\tau.$$



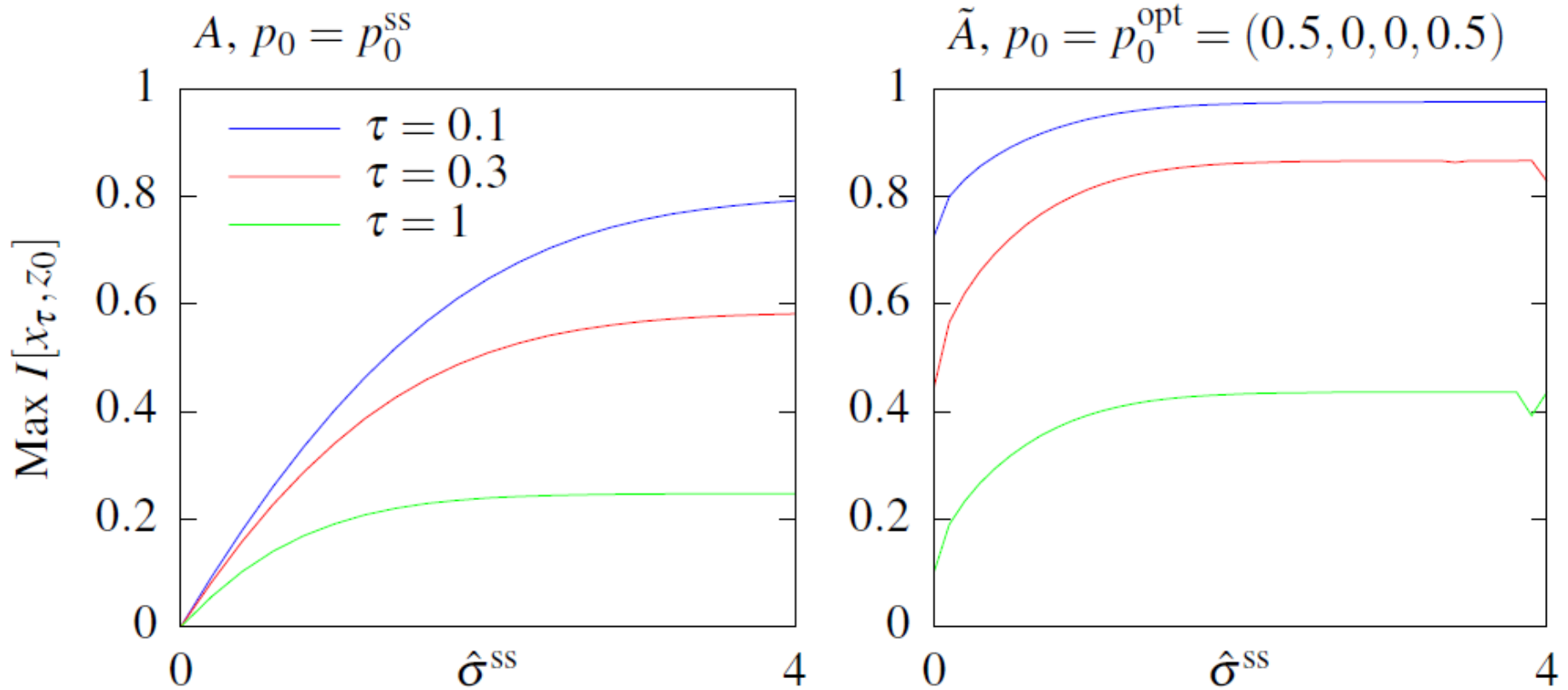
Zadania:

- Szukamy optymalnej informacji dla obu modeli.
- Najpierw rozwiązujemy prostszy problem, gdy nie ma ograniczenia na sigmę
- Znajdujemy optymalne parametry
- Rozróżniamy podmodele, w których stan początkowy jest ustalony (równy stacjonarnemu) i takie, w których optymalizujemy też po stanie początkowym
- Liczymy koszt „przesłania” optymalnej informacji

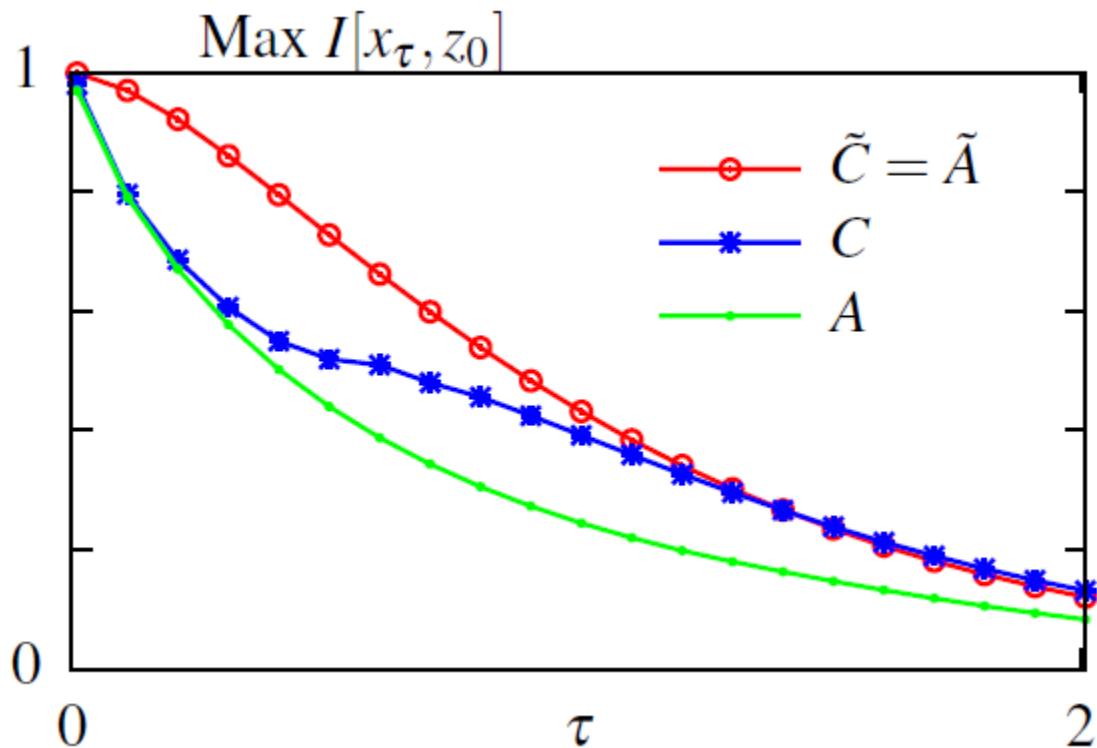
Przykład – model prosty (bez sprzężenia), bez ograniczeń energetycznych, start ze stanu stacjonarnego



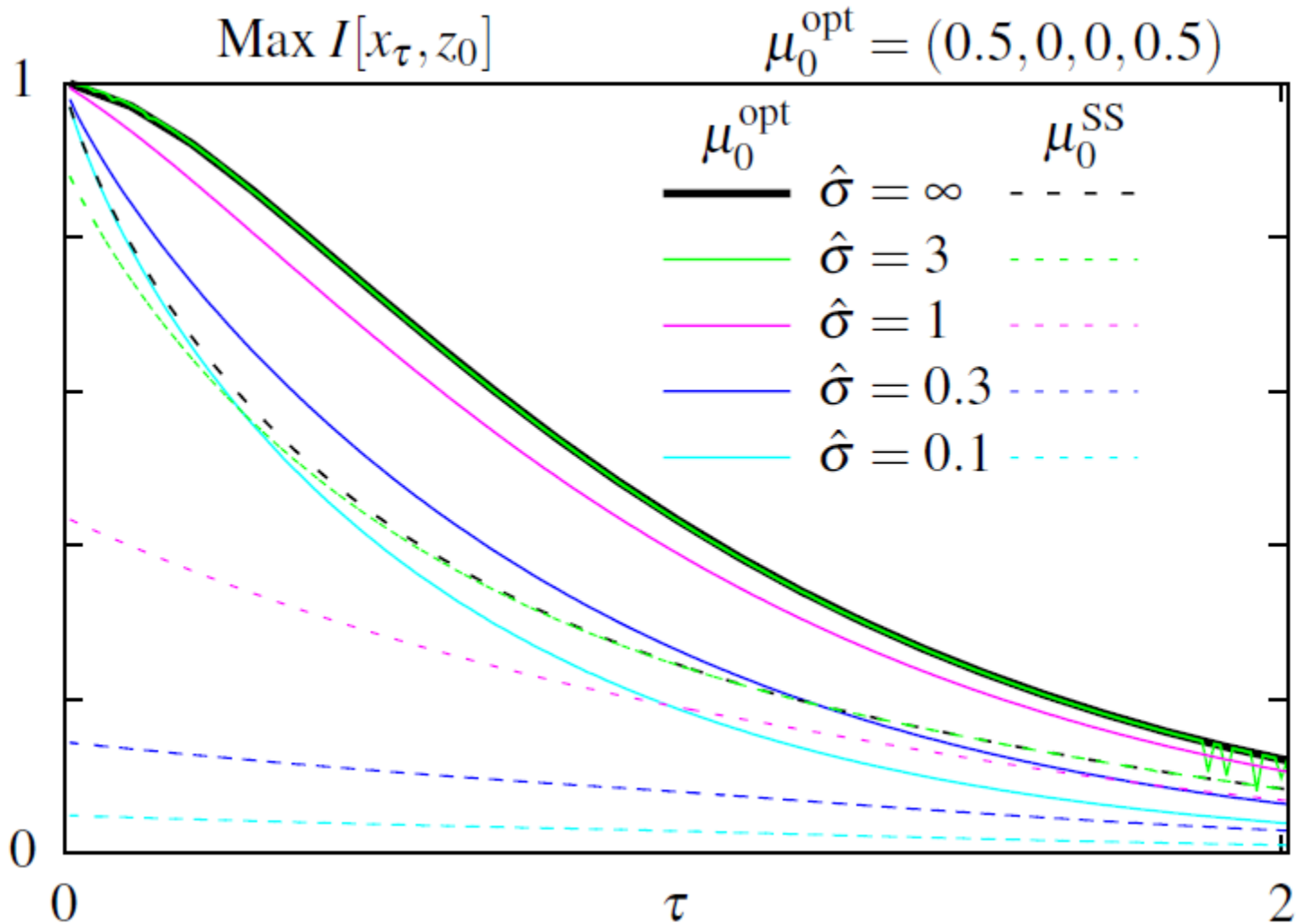
Porównanie modeli ze stacjonarnym i z optymalizowanym war. początkowym (model bez sprzężenia i bez ograniczeń energetycznych)



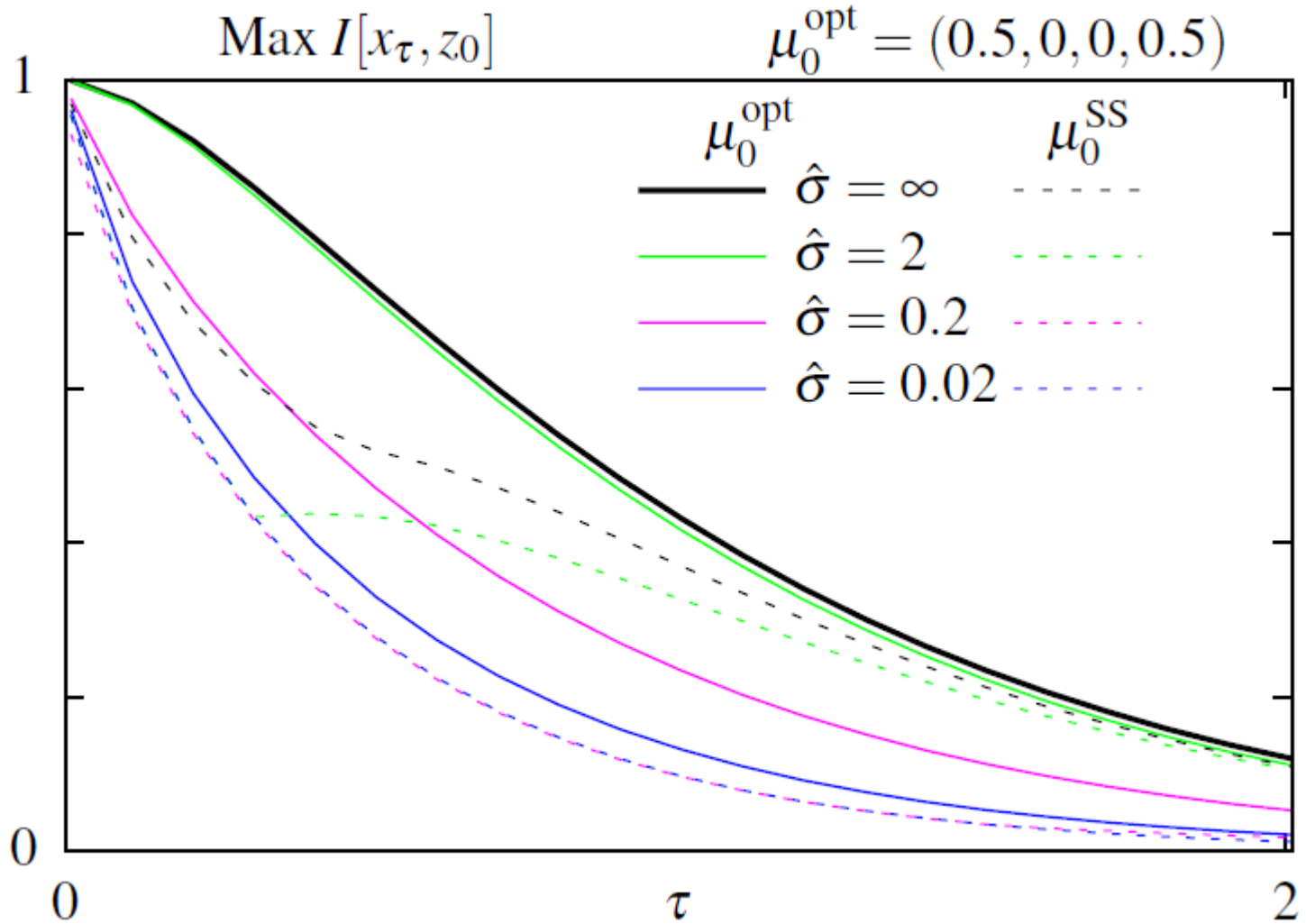
Porównanie modeli ze stacjonarnym i z optymalizowanym war. początkowym, bez i z sprzężeniem (bez ograniczeń energetycznych)



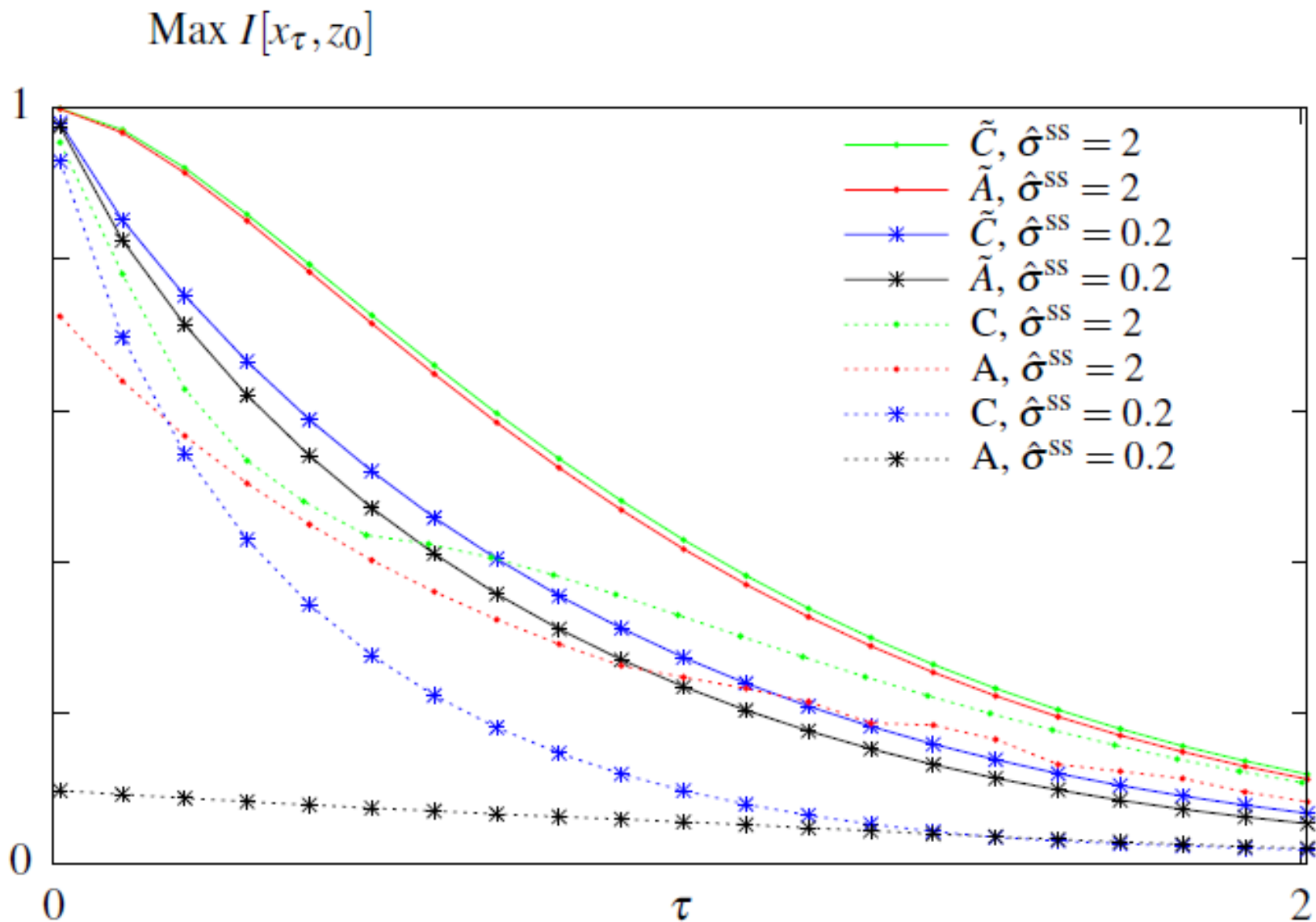
Model bez sprzężenia



Model ze sprzężeniem



Porównanie

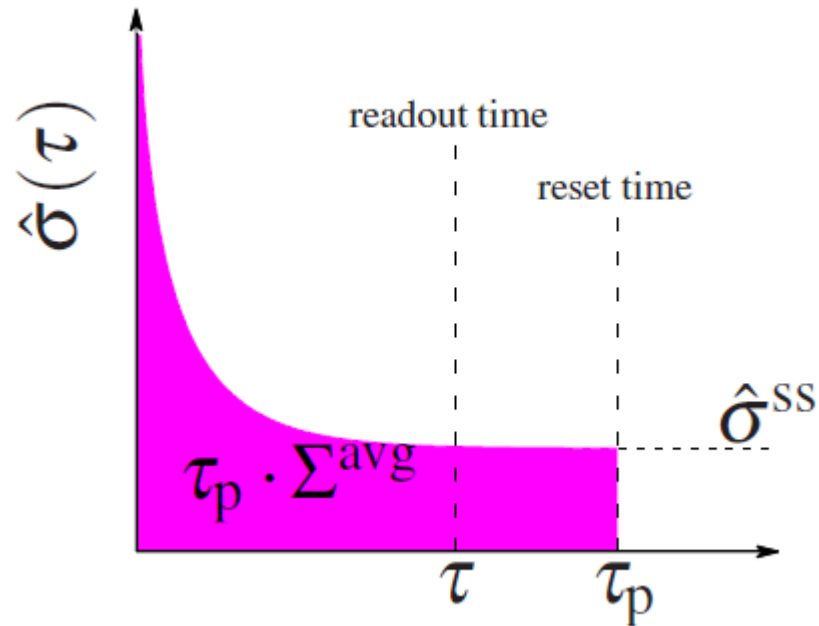


Wnioski so far

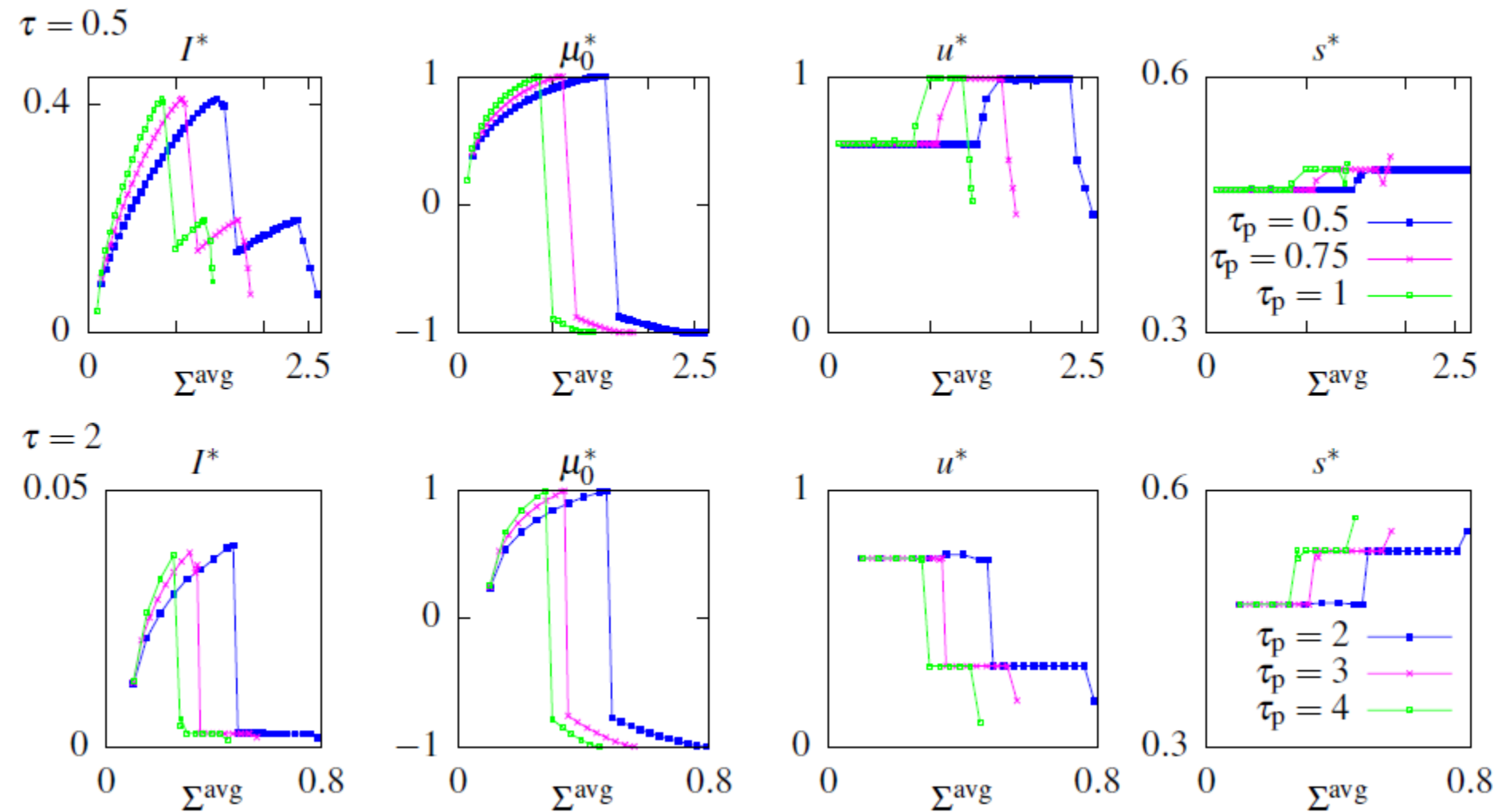
- $I(A) < I(\tilde{A}), \quad I(C) < I(\tilde{C}) \quad \forall \hat{\sigma}^{\text{SS}} \leq \infty,$
- $I(A) < I(C) \quad \forall \hat{\sigma}^{\text{SS}} \leq \infty,$
- $I(\tilde{A}) < I(\tilde{C}) \quad \forall \hat{\sigma}^{\text{SS}} < \infty, \quad I(\tilde{A}) \xrightarrow{\hat{\sigma}^{\text{SS}} \rightarrow \infty} I(\tilde{C}).$

Koszt

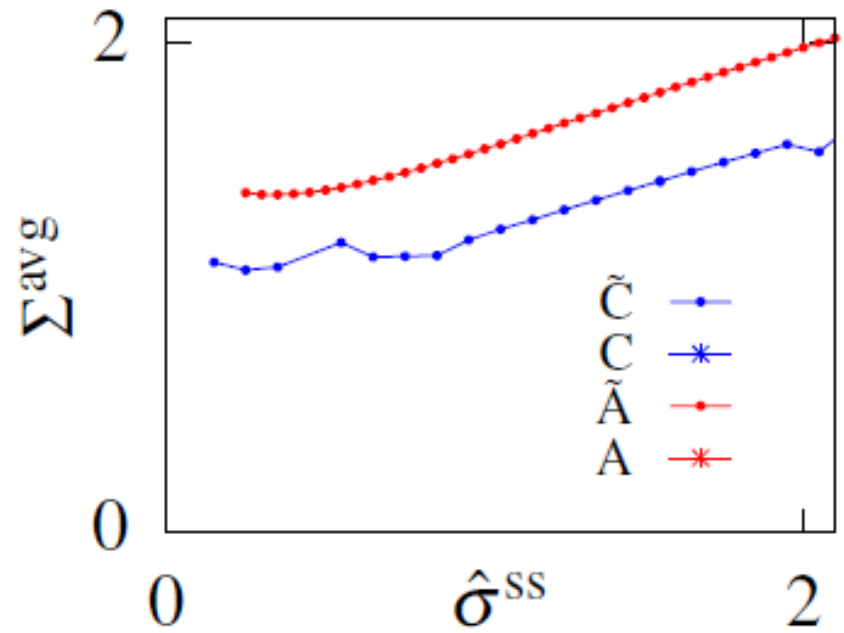
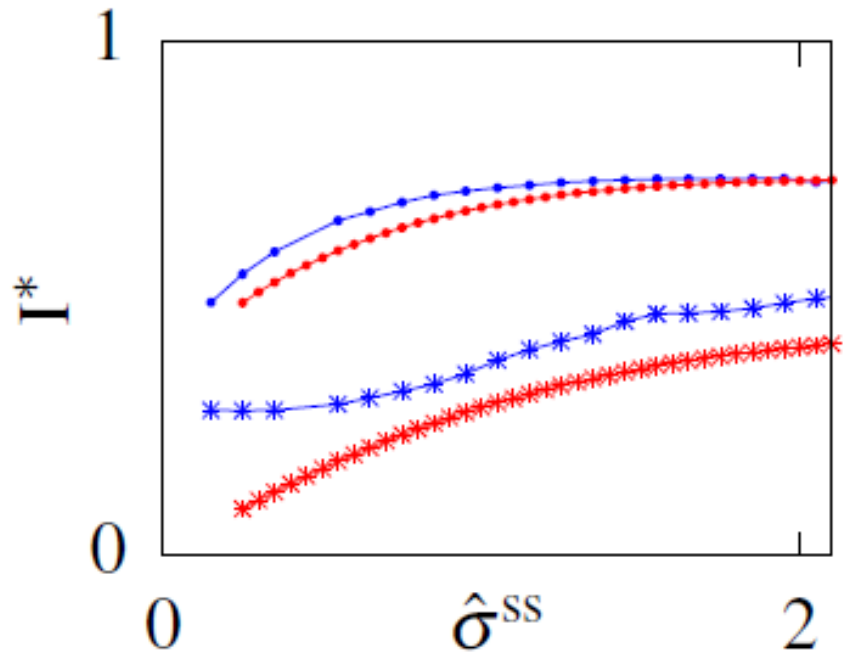
$$\Sigma^{\text{avg}}(\tau_p) = \frac{1}{\tau_p} \int_0^{\tau_p} \hat{\sigma}(\tau) d\tau.$$



Koszt



Porównanie zysku i kosztu



Porównanie zysku i kosztu

	I^{opt}	Expense
A, C	$I(A) < I(C)$	$E(A) = E(C)$
\tilde{A}, \tilde{C}	$I(\tilde{A}) \leq I(\tilde{C})$	$E(\tilde{A}) > E(\tilde{C})$

Dziękuję za uwagę

	I^{opt}	Expense
A, C	$I(A) < I(C)$	$E(A) = E(C)$
\tilde{A}, \tilde{C}	$I(\tilde{A}) \leq I(\tilde{C})$	$E(\tilde{A}) > E(\tilde{C})$