Звіт про проєкт Cancer-cellular-automata

8 травня 2025 р.

1 Вступ

Cancer-cellular-automata — це Python-проєкт, що моделює ріст пухлини за допомогою клітинного автомата (KA). Проєкт реалізує дискретну модель, де кожна клітина сітки представляє біологічний стан, що змінюється згідно з локальними правилами.

2 Структура проєкту

Основні файли проєкту:

- cells.py визначає класи клітин та їх стани.
- grid.py реалізує сітку KA та правила переходів.
- visualization.py відповідає за візуалізацію процесу росту пухлини.
- requirements.txt список залежностей для запуску проєкту.

2.0.1 Автомат RegularTumorCell (RTC)

Кожна звичайна пухлинна клітина є стохастичним скінченним автоматом

$$\mathcal{A}_{\mathrm{RTC}} = (S_{\mathrm{RTC}}, \Sigma, \delta_{\mathrm{RTC}}, s_0^{\mathrm{RTC}}),$$

де

- $S_{\text{RTC}} = \{ \text{RTC}_k \mid k = 0, 1, \dots, K \} \cup \{ \text{EMPTY} \},$
 - \mathtt{RTC}_k клітина з k залишковими діленнями,
 - ЕМРТУ порожня позиція (апостроф означає, що автомат припиняє існування).
- Вхідний алфавіт

$$\Sigma = \{$$
 мультимножина сусідніх станів $\}$.

- Початковий стан $s_0^{\mathrm{RTC}} = \mathtt{RTC}_K$.
- Переходи $\delta_{\rm RTC}(s,\sigma)$ задаються стохастично:

1. Апоптоз: з ймовірністю $p_{\rm apoptosis}$ - перехір клітини у порожній стан

$$\Pr[s(t+1) = \mathtt{EMPTY}] = p_{\mathrm{apoptosis}}.$$

2. **Проліферація:** якщо $s = \mathtt{RTC}_k$ з k > 0, з ймовірністю p_{prolif} :

$$s(t+1) = \mathtt{RTC}_{k-1}, \quad$$
 додається новий автомат в стані $\mathtt{RTC}_{k-1}.$

в сусідній порожній клітинці

3. Міграція: з ймовірністю $p_{\text{migration}}$

$$s(t+1) = \mathtt{RTC}_k$$
 у новій порожній сусідній позиції.

4. Спокій: якщо жодна з попередніх подій не сталася,

$$s(t+1) = s(t).$$

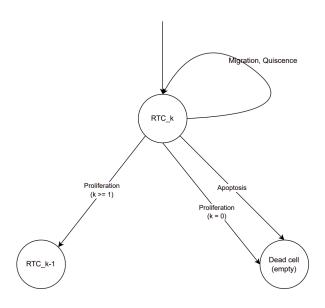


Рис. 1: Автомат RTC, k - кількість поділів, що залишились

2.0.2 Abtomat StemTumorCell (STC)

Стовбурова пухлинна клітина:

$$\mathcal{A}_{\mathrm{STC}} = (S_{\mathrm{STC}}, \Sigma, \delta_{\mathrm{STC}}, s_0^{\mathrm{STC}}),$$

де

- $S_{STC} = \{STC, EMPTY\}.$
- Початковий стан $s_0^{\mathrm{STC}} = \mathrm{STC}.$
- Переходи $\delta_{\text{STC}}(s, \sigma)$:
 - 1. Апоптоз: з ймовірністю $p_{
 m apoptosis}$

$$\Pr[s(t+1) = \texttt{EMPTY}] = p_{\text{apoptosis}}.$$

2. **Проліферація:** з ймовірністю p_{prolif} :

- 3. **Міграція:** з ймовірністю $p_{\text{migration}}$ пересувається в порожню сусідню клітинну позицію.
- 4. Спокій: інакше залишається у стані STC.

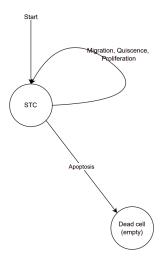


Рис. 2: Автомат STC

2.0.3 Abtomat ImmuneCell (IC)

Імунна клітина — більш складний стохастичний автомат:

$$\mathcal{A}_{\mathrm{IC}} = (S_{\mathrm{IC}}, \Sigma, \delta_{\mathrm{IC}}, s_0^{\mathrm{IC}}),$$

де

- $\bullet \ S_{\mathrm{IC}} = \{ \mathtt{IC}_{\ell} \mid \ell = 0, 1, \ldots, L \} \cup \{\mathtt{EMPTY}\},$
 - ℓ число вже виконаних атак,
 - ЕМРТУ позиція без клітини.
- Початковий стан $s_0^{\rm IC} = {\tt IC}_0$.
- Переходи $\delta_{\rm IC}(s,\sigma)$:
 - 1. Апоптоз: з ймовірністю $p_{
 m apoptosis}$

$$\Pr[s(t+1) = \mathtt{EMPTY}] = p_{\mathrm{apoptosis}}.$$

2. **Атака пухлинної клітини:** якщо в сусідах є хоча б одна пухлинна клітина, вибирає ціль і атакує з імовірністю

$$r_I = \min \Big\{ 1, \text{ SUCCESS_RATE} \cdot \frac{n_{\text{IC}}}{n_{\text{TC}}} \cdot f_{\text{type}} \Big\}.$$

- при успіху ціль стає ЕМРТУ, $\ell \to \ell+1$, після чого можливий перехід у стан ЕМРТУ, якщо $\ell \ge L_{\rm max}.$
- 3. Проліферація після вдалого вбивства: з ймовірністю p_{prolif} ІС

$$s(t+1) = IC_{\ell}$$
 додається новий автомат IC_0 .

- 4. **Міграція:** з ймовірністю $p_{\text{migration}}$ переміщується до порожньої сусідньої позиції, обираючи ту, що мінімізує відстань до пухлинної клітини.
- 5. Смерть від невдалої атаки: якщо атака неуспішна, з ймовірністю

$$r_{\rm death} = \min\{1, \ {\rm DEATH_RATE} \cdot \tfrac{n_{\rm TC}}{n_{\rm IC}}\}$$

переходить у ЕМРТҮ.

6. Смерть за віком: при досягненні lifespan \rightarrow EMPTY.

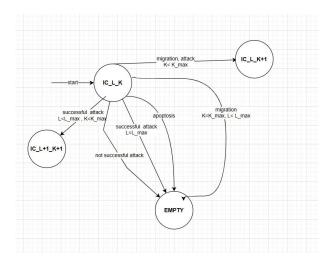


Рис. 3: Автомат ImmuneCell

2.0.4 Abtomat ImmuneCell (IC)

3 Візуалізація та інтерактивний інтерфейс

У visualization.py додано розширений інтерфейс, який дає змогу не лише спостерігати за ростом пухлини, а й управляти симуляцією в реальному часі.

- Зміна швидкості ітерацій. Використовується слайдер для налаштування інтервалу між кадрами (у мілісекундах).
- Відображення статистики. Над полем виводиться поточна кількість клітин кожного типу:

$$N_{\rm RTC}$$
, $N_{\rm STC}$, $N_{\rm IC}$.

- Завантаження клітин з файлу. Кнопка «Load Cells» відкриває JSON-файл (наприклад, cells.json) з попередньо збереженими позиціями й типами клітин.
- Генерація клітин за допомогою AI. Кнопка «AI Generate» викликає метод ai_generate_cells(), який на основі заданих параметрів (щільності, розміру пухлинного вогнища тощо) створює початковий розподіл клітин.
- Терапевтичні інструменти.
 - Chemotherapy: кнопка застосовує хіміотерапію до всіх пухлинних клітин, автоматично змінюючи коефіцієнти PROLIFERATION_DECREASE та DEATH_CHEMOTERAPY_CH.
 - $-\ Immunotherapy:$ кнопка підсилює імунні клітини викликом методу apply_immunotherapy
- **Налаштування ймовірностей.** Використовується текстове поле (TextBox) для динамічної зміни параметрів кожного типу клітини:

 $p_{\text{apoptosis}}, p_{\text{proliferation}}, p_{\text{migration}}, p_{\text{symm}}, \dots$

3.1 Моделювання хіміотерапії

Хіміотерапія в моделі реалізується як зовнішнє втручання, що динамічно змінює параметри пухлинних клітин (RegularTumorCell та StemTumorCell). Основні ефекти:

- ullet Зменшення шансу проліферації на фіксований коефіцієнт $\Delta_p = exttt{PROLIFERATION_DECREASE}.$
- ullet Збільшення шансу смерті (апоптозу) на величину $\Delta_d = \mathtt{DEATH_CHEMOTERAPY_CHANCE}.$

Нехай до застосування хіміотерапії параметри автоматів були:

$$p_{\text{prolif}}^{(0)}, \quad p_{\text{apoptosis}}^{(0)}.$$

Після застосування (однієї apply_chemotherapy() або циклічно за розкладом) вони оновлюються так:

$$p'_{\text{prolif}} = p_{\text{prolif}}^{(0)} \times (1 - \Delta_p), \tag{1}$$

$$p'_{\text{prolif}} = p_{\text{prolif}}^{(0)} \times (1 - \Delta_p),$$

$$p'_{\text{apoptosis}} = p_{\text{apoptosis}}^{(0)} + \Delta_d,$$
(1)

при цьому стежимо, щоб

$$0 \le p'_{\text{prolif}} \le 1, \quad 0 \le p'_{\text{apoptosis}} \le 1, \quad p'_{\text{prolif}} + p'_{\text{apoptosis}} + p_{\text{migration}} \le 1.$$

3.2 Моделювання імунотерапії

Імунотерапія в моделі посилює функціональні можливості імунних клітин (ImmuneCell). Основні ефекти:

• Збільшення максимальної кількості атак:

max attacks' = max attacks⁽⁰⁾ +
$$\Delta_a$$
,

де Δ_a — приріст атак (метод apply_immunotherapy() додає, наприклад, 2 атаки).

• Подовження життєвого циклу:

$$lifespan' = lifespan^{(0)} + \Delta_{\ell}$$

де Δ_{ℓ} — додаткові кроки життя (наприклад, +10).

• Зменшення шансу смерті під час атаки:

$$p'_{\text{death}} = p_{\text{death}}^{(0)} \times (1 - \Delta_d),$$

де Δ_d — коефіцієнт зниження (наприклад, 0.2).

• Збільшення шансу успішної атаки:

$$p'_{\text{success}} = p_{\text{success}}^{(0)} \times (1 + \Delta_s),$$

де Δ_s — приріст ефективності (наприклад, $\times 3$).

При виклику методу:

параметри кожної ImmuneCell автоматично оновлюються:

$$\max_{\text{attacks}} \leftarrow \max_{\text{attacks}} + \Delta_a,$$

$$\text{lifespan} \leftarrow \text{lifespan} + \Delta_\ell,$$

$$\text{death_chance_of_attack} \leftarrow \text{death_chance_of_attack} \times (1 - \Delta_d),$$

$$\text{chance of succesfull attack} \leftarrow \text{chance of succesfull attack} \times (1 + \Delta_s).$$