Анализ и применение многофакторных моделей динамики лекарственных веществ в медицинских исследованиях

Лазар В. И., Захарова Т. В.

ВМК МГУ

6 марта 2025 г.

Содержание

- 1 Введение и постановка задачи
- 2 Описание данных и моделей
- ③ Итоговый алгоритм и результаты
- 4 Заключение

Введение

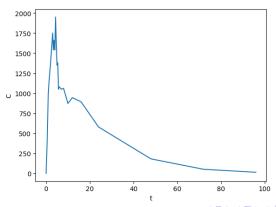
- Фармакокинетика (ФК): исследование ADME лекарственных средств.
- Значение многофакторных моделей, учитывающих физиологические, биохимические и генетические факторы.
- Проблемы исследований: малые выборки, неравномерность замеров, шум и выбросы.
- Актуальность модели PBFTPK для описания межиндивидуальной вариабельности.

Постановка задачи

- Классические модели PBFTPK описывают одно-пиковые траектории.
- Необходимость адаптации моделей для траекторий с несколькими пиками и фазами.
- Цель: разработка модифицированной модели, устойчивая к шуму, с корректной оценкой параметров.
- Использование методов минимаксного и пикового определения параметров (au, au_0) .

Описание данных

- Данные представлены в виде временных рядов концентрации лекарства.
- Особенности: неравномерность замеров, разные порядки измерений, фазовый рост и спад концентрации.
- Пример траектории иллюстрирован на графике.



Описание моделей: PBFTPK

PBFTPK_0:

$$C(t) = egin{cases} rac{FD}{ au} rac{1}{V_d k_{el}} (1-e^{-k_{el}t}), & t \leq au \ C(au) e^{-k_{el}(t- au)}, & t > au \end{cases}$$

PBFTPK_1:

$$C(t) = egin{cases} rac{FDk_a}{V_d(k_a-k_{el})} \Big(e^{-k_{el}t} - e^{-k_at} \Big), & t \leq au \ C(au) e^{-k_{el}(t- au)}, & t > au \end{cases}$$

ullet Параметры: $F, D, V_d, k_a, k_{el}, au$

Кусочная модификация PBFTPK

- ullet Введение дополнительных параметров: au_0 и au_{max} .
- Новая модель (на примере PBFTPK_1):

$$C(t) = egin{cases} 0, & t \leq au_0 \ rac{FDk_a}{V_d(k_a - k_{el})}(e^{-k_{el}t} - e^{-k_at}), & au_0 < t \leq au \ C(au)e^{-k_{el}(t- au)}, & t > au \end{cases}$$

- Методы определения au и au_0 :
 - Минимаксный метод:

$$au = rg \max_{t < au_{max}} C(t), \quad au_0 = rg \min_{t < au} C(t)$$

• Пиковый метод:

$$au = \max_{t < au_{max}} \mathop{\mathrm{Arg\,max}}_{t < au_{max}} \mathit{C}(t), \quad au_0 = \max_{t < au} \mathop{\mathrm{Arg\,min}}_{t < au} \mathit{C}(t)$$

EPBFTPK и функция потерь

EPBFTPK:

- Ансамблирование моделей: построение $\hat{C}_i(t)$ на основе остатков $r(t) = C(t) \hat{C}(t)$.
- Итоговая оценка:

$$\hat{C}(t) = \sum_{i} \hat{C}_{i}(t)$$

Функция потерь: λ -взвешенная MSE

$$L_{\lambda} = rac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} \left(C(t_i) - \hat{C}(t_i)
ight)^2 \cdot egin{cases} 1, & t_i \leq au \ \lambda, & t_i > au \end{cases}$$

• Регулировка влияния ошибок на фазах абсорбции и элиминации.

Итоговый алгоритм

Задача оценки сводится к последовательной минимизации:

$$L_{\lambda}(r_i, \hat{C}_i, t) \rightarrow \inf_{p \in \Omega}$$

где

$$\Omega = \{ (F, D, V_d, k_a, k_{el}) \mid F \in [0, 1], D \ge 0, V_d \ge 0, k_a \ge 0, k_{el} \ge 0 \}$$

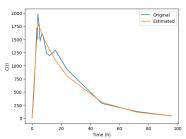
$$r_1 = C$$

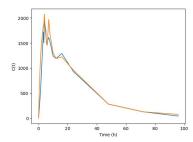
• Метод можно адаптировать для предсказания траектории.

Результаты исследований

- Сравнение моделей: базовая РВГТРК и ансамблированная ЕРВГТРК.
- EPBFTPK демонстрирует лучшую точность, особенно при сложных траекториях с задержанным спадом.
- Ошибки максимальны в точках пиков (au_i) .

Примеры графиков:





Выводы

- Многофакторные модели PBFTPK успешно описывают динамику концентрации лекарственных веществ.
- Модификации и ансамблирование (EPBFTPK) позволяют учитывать сложные траектории и улучшать точность модели.
- Применение взвешенной функции потерь помогает компенсировать неравномерность данных.