

КЛАССИФИКАЦИЯ БИНАРНЫХ ДЕТЕРМИНИРОВАННЫХ СТАТИСТИЧЕСКИХ ЭКСПЕРИМЕНТОВ С НАСТОЙЧИВОЙ РЕГРЕССИЕЙ

Аннотация. Для моделей бинарных детерминированных статистических экспериментов, задаваемых рекуррентно решениями разностных детерминированных уравнений для вероятностей альтернатив бинарных состояний, изучается классификация в зависимости от значений параметров направляющего действия, которые определяют функции регрессии приращений вероятностей альтернатив. Классификация обоснована предельными свойствами решений детерминированных разностных уравнений, порождающих вероятности альтернатив.

Ключевые слова: статистические эксперименты, разностные детерминированные уравнения для вероятностей альтернатив бинарных состояний, настойчивая регрессия, равновесие, притягивающее состояние, отталкивающее состояние, доминирование альтернатив.

В работе [1] исследована динамика рекуррентных статистических экспериментов с настойчивой регрессией в схеме серий с параметром серии N (объем выборки), $N \rightarrow \infty$. При этом существенно использовано условие, обеспечивающее наличие равновесного состояния, которое задается равновесием функции регрессии.

В настоящей статье рассматривается динамика статистических экспериментов (СЭ) при возрастании времени $k \rightarrow \infty$. С учетом математических моделей популяционной генетики [2, 3] функция регрессии приращений вероятностей альтернатив задается произведением линейной компоненты, определяемой параметрами направляющего действия V_{\pm} , и нелинейной компоненты, обеспечивающей корректность определения функции регрессии:

$$C_0(P) = P_+ P_- [V_- P_- - V_+ P_+], \quad 0 \leq P_{\pm} \leq 1. \quad (1)$$

При этом возникает проблема классификации моделей СЭ в зависимости от значений параметров направляющего действия V_{\pm} , определяющих функцию регрессии приращений СЭ.

Аналогичная задача классификации детерминированных моделей СЭ исследовалась в популяционной генетике [2, 4, 5] с использованием дифференциальных уравнений для вероятностей альтернатив генотипов.

ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ

Последовательность СЭ с настойчивой регрессией задается средними значениями выборки $\delta(k) := (\delta_r(k), 1 \leq r \leq N)$, $k \geq 0$, независимых в совокупности при фиксированных k и одинаково распределенных по r случайных величин $\delta_r(k)$, принимающих два бинарных значения — 1 или 0:

$$S_N(k) := \frac{1}{N} \sum_{r=1}^N \delta_r(k), \quad k \geq 0. \quad (2)$$

Значения бинарных величин $\delta_r(k)$ интерпретируются как выбор между двумя альтернативами, которые обозначим символом + (положительная альтернатива: $\delta_r(k) = 1$) или – (отрицательная альтернатива: $\delta_r(k) = 0$).

Очевидно, что СЭ (2) задает среднее значение выбора положительной альтернативы на k -м этапе. Аналогично, среднее значение отрицательной альтернативы определяется как

$$S_N^-(k) := \frac{1}{N} \sum_{r=1}^N I\{\delta_r(k) = 0\}, \quad k \geq 0.$$

Здесь по определению $I(A)$ является индикатором случайного события A . Имеет место очевидное тождество

$$S_N(k) + S_{\bar{N}}(k) = 1.$$

Введем вероятности альтернатив:

$$P_+(k) := P\{\delta_r(k) = 1\} = 1 - P\{\delta_r(k) = 0\} = 1 - P_-(k), \quad k \geq 0. \quad (3)$$

По определению имеем

$$P_+(k) + P_-(k) = 1, \quad k \geq 0.$$

Динамика вероятностей альтернатив определяется функцией регрессии приращений вероятностей (1).

Предположение 1. Вероятности альтернатив задаются решениями разностных детерминированных уравнений (РДУ):

$$\Delta P_{\pm}(k+1) = \pm P_+(k)P_-(k)[V_-P_-(k) - V_+P_+(k)], \quad k \geq 0, \quad (4)$$

$$\Delta P_{\pm}(k+1) := P_{\pm}(k+1) - P_{\pm}(k).$$

Числовые параметры функций регрессии приращений вероятностей удовлетворяют дополнительным условиям

$$|V_{\pm}| < 1, \quad |V_+ + V_-| > 0, \quad (5)$$

обеспечивающим корректность задания вероятностей альтернатив РДУ (4).

Отметим, что функция регрессии в (4) имеет два поглощающих состояния: $\rho_{\pm}^0 = 0, \rho_{\mp}^0 = 1$, а также равновесное состояние (эквilibrium) (ρ_+, ρ_-) , которое задается соотношением

$$V_- \rho_- = V_+ \rho_+. \quad (6)$$

Таким образом, основной эквilibrium определяется соотношениями

$$\rho_{\pm} = V_{\mp} / V, \quad V = V_+ + V_-, \quad |V| > 0. \quad (7)$$

Введем флуктуации вероятностей альтернатив

$$\hat{P}_{\pm}(k) := P_{\pm}(k) - \rho_{\pm}, \quad k \geq 0. \quad (8)$$

Предположение 2. Флуктуации вероятностей альтернатив СЭ (3) задаются решениями РДУ

$$\hat{P}_{\pm}(k+1) - \hat{P}_{\pm}(k) = -V P_+(k) P_-(k) \hat{P}_{\pm}(k), \quad k \geq 0. \quad (9)$$

Как и в предположении 1, вероятности альтернатив также определяются двумя параметрами (см. (6), (7)): V и ρ_{\pm} ($\rho_+ + \rho_- = 1$).

КЛАССИФИКАЦИЯ ДЕТЕРМИНИРОВАННЫХ МОДЕЛЕЙ СЭ

Поведение вероятностей альтернатив, определяемых решениями РДУ (4) или (9) с ограничениями (5), существенно зависит от значений параметров направляющего действия V_{\pm} .

Классификация моделей СЭ с вероятностями альтернатив $P_{\pm}(k), k \geq 0$, которые задаются решениями РДУ (4), приведена в следующем предложении.

Предложение 1. Параметры направляющего действия V_{\pm} , удовлетворяющие допустимым значениям (5), задают классификацию моделей СЭ:

M1	притягивающая:	$V > 0,$	$V_{\pm} \geq 0;$
M2	отталкивающая:	$V < 0,$	$V_{\pm} \leq 0;$
M3+	доминирование +:	$V \neq 0,$	$V_{+} \leq 0 \leq V_{-};$
M3-	доминирование -:	$V \neq 0,$	$V_{-} \leq 0 \leq V_{+}.$

Аналогичная классификация моделей СЭ, флуктуации вероятностей альтернатив которых (8) задаются решениями РДУ (9), имеет место с учетом значений эквilibриумов ρ_{\pm} , а также параметра $V = V_{+} + V_{-}$.

Предложение 2. Равновесные значения альтернатив (эквilibриумы) ρ_{\pm} определяют классификацию моделей СЭ, которые задаются решениями РДУ (9):

M1	притягивающая:	$V > 0,$	$0 < \rho_{\pm} < 1;$
M2	отталкивающая:	$V < 0,$	$0 < \rho_{\pm} < 1;$
M3+	доминирование +:	$V \neq 0,$	$V\rho_{-} \leq 0 \leq V\rho_{+};$
M3-	доминирование -:	$V \neq 0,$	$V\rho_{+} \leq 0 \leq V\rho_{-}.$

Вместе с тем возможна классификация моделей СЭ с учетом значений эквilibриума разности альтернатив $\rho = \rho_{+} - \rho_{-}$.

Предложение 3. Равновесные значения разности альтернатив $\rho = \rho_{+} - \rho_{-}$ задают следующую классификацию моделей СЭ:

M1	притягивающая:	$ \rho \leq 1,$	$V > 0;$
M2	отталкивающая:	$ \rho \leq 1,$	$V < 0;$
M3+	доминирование +:	$ \rho \geq 1,$	$V\rho > 0;$
M3-	доминирование -:	$ \rho \geq 1,$	$V\rho < 0.$

Замечание. Классификация моделей СЭ, задаваемых вероятностями альтернатив $P_{\pm}(t)$, $t \geq 0$ (в непрерывном времени), с функцией регрессии $Q(x) = x(1-x)(ax+b)$, содержится в [5] (см. также [2]) и соответствует классификации, приведенной в предложении 3.

ОБОСНОВАНИЕ КЛАССИФИКАЦИИ МОДЕЛЕЙ СЭ

Основанием классификации СЭ, приведенной в предложениях 1–3, является предельное поведение вероятностей альтернатив СЭ, которое формулируется в теореме.

Теорема 1. Вероятности альтернатив $P_{\pm}(k)$, $k \geq 0$, задаваемых решениями РДУ (4) или (9), имеют следующее асимптотическое поведение:

- в модели M1 (притягивающая)

$$\lim_{k \rightarrow \infty} P_{\pm}(k) = \rho_{\pm}; \quad (10)$$

- в модели M2 (отталкивающая)

$$\lim_{k \rightarrow \infty} P_{\pm}(k) = 1 \text{ или } \lim_{k \rightarrow \infty} P_{\mp}(k) = 0 \quad (11)$$

при начальных условиях

$$P_{\pm}(0) > \rho_{\pm} \text{ или } P_{\mp}(0) < \rho_{\mp}; \quad (12)$$

- в модели M3 \pm (доминирование \pm)

$$\lim_{k \rightarrow \infty} P_{\pm}(k) = 1, \quad \lim_{k \rightarrow \infty} P_{\mp}(k) = 0. \quad (13)$$

Представляет интерес интерпретация, а также мотивация разных моделей СЭ в практических применениях, например в популяционной генетике [4, 5], экономике и моделях поведения [6, 7].

Рассмотрим интерпретацию классификации моделей СЭ с точки зрения моделей поведения.

С учетом функции регрессии приращений альтернатив (1) классификация моделей СЭ определяется значениями параметров направляющего действия V_{\pm} , характеризующих стимулы и сдерживания приращений вероятностей альтернатив [7].

В модели М1 (притягивающая): $V > 0, V_{\pm} \geq 0$, вероятности положительной альтернативы $P_+(k), k \geq 0$, возрастают (стимулируются) пропорционально вероятности отрицательной альтернативы с параметром V_- и уменьшаются (сдерживаются) пропорционально вероятности положительной альтернативы с параметром V_+ . Такая характеристика стимулов и сдерживаний приводит к наличию стационарного режима, определяемого эквиполюсом ρ_{\pm} функции регрессии приращений.

В модели М2 (отталкивающая): $V < 0, V_{\pm} \leq 0$, характеристика стимулов и сдерживаний имеет обратное действие на вероятности альтернатив. Вследствие этого эквиполюс функции регрессии приращений становится отталкивающим, т.е. вероятности альтернатив стремятся к поглощающим состояниям $\rho_{\pm} = 0$ или 1. Отталкивающее равновесное состояние ρ_{\pm} выполняет функцию ограничительного порога. При начальной вероятности альтернатив меньше этого порога следующие вероятности уменьшаются вплоть до поглощающего состояния $\rho = 0$, а больше порогового значения ρ_{\pm} — возрастают вплоть до поглощающего состояния $\rho = 1$.

В модели М3± (доминирование ±), $|\rho_+ - \rho_-| \geq 1$, эквиполюс функции регрессии приращений ρ_{\pm} находится вне пределов отрезка (0, 1). Таким образом, вероятности альтернатив, стремясь (притягиваясь или отталкиваясь) к эквиполюсам, в результате достигают поглощающих состояний $\rho_{\pm} = 0$ или 1. Причем в модели М3+ (доминирование +) вероятности положительных альтернатив стремятся к 1, тогда как отрицательных — к 0, в модели М3- (доминирование -) вероятности отрицательных альтернатив стремятся к 1.

В связи с этим возникают статистическая задача проверки гипотез той или иной модели СЭ в реальных экспериментах, а также задачи оценивания параметров направляющего действия СЭ, задаваемых РДУ (4) или (9).

ДОКАЗАТЕЛЬСТВО ТЕОРЕМЫ 1

Основная идея доказательства теоремы 1 заключается в том, что вероятности альтернатив СЭ, задаваемых решениями РДУ (4) или (9), являются ограниченными и монотонными по $k \rightarrow \infty$. Это обуславливает существование пределов. Необходимо убедиться в том, что предельные соотношения для вероятностей частот, получаемых из РДУ (4) или (9), обеспечивают утверждение теоремы.

Доказательство основывается на базовом РДУ (см. (9)):

$$\Delta \hat{P}_{\pm}(k+1) = -VP_+(k)P_-(k)\hat{P}_{\pm}(k), \quad k \geq 0. \quad (14)$$

Модель М1. Рассмотрим сначала случай М1+, т.е. $\rho_+ < P_+(0) < 1$. Тогда согласно (8)

$$0 < \hat{P}_+(0) < \rho_-. \quad (15)$$

Из базового РДУ (14) при $V > 0$ вытекает монотонность последовательности $\hat{P}_+(k)$:

$$\hat{P}_+(k+1) < \hat{P}_+(k), \quad k \geq 0. \quad (16)$$

Перепишем РДУ (14) в следующем виде:

$$\hat{P}_+(k+1) = \hat{P}_+(k)[1 - VP_+(k)P_-(k)], \quad k \geq 0. \quad (17)$$

С учетом (5) имеет место неравенство

$$|VP_+P_-| \leq \frac{1}{2}. \quad (18)$$

Согласно (15)–(18) получаем оценку (14)

$$\hat{P}_+(k+1) \geq \frac{1}{2} \hat{P}_+(k) \geq 0, \quad k \geq 0. \quad (19)$$

Монотонность вероятностей (16) с оценкой (19) обеспечивают существование пределов

$$\hat{P}_\pm^* := \lim_{k \rightarrow \infty} \hat{P}_\pm(k), \quad P_\pm^* := \lim_{k \rightarrow \infty} P_\pm(k), \quad (20)$$

для которых имеет место уравнение

$$P_+^* P_-^* \hat{P}_\pm^* = 0, \quad (21)$$

откуда следует (10):

$$\hat{P}_\pm^* = 0, \quad \text{т.е. } P_+^* = \rho_+, \quad P_-^* = \rho_-.$$

В случае М1–, т.е. $0 < P_+(0) < \rho_+$, в силу соотношения

$$\hat{P}_+(k) + \hat{P}_-(k) = 0, \quad k \geq 0, \quad (22)$$

возникает двойственная задача для $\hat{P}_-(k)$: имеет место неравенство (ср. с (15))

$$\rho_- < P_-(0) < 1, \quad \text{т.е. } 0 < \hat{P}_-(0) < \rho_+.$$

Таким образом, приведенные выше рассуждения справедливы для $\hat{P}_-(0)$ вместо $\hat{P}_+(0)$. В этом случае получаем следующие предельные значения:

$$\hat{P}_-^* = 0, \quad \text{т.е. } P_-^* = \rho_-, \quad P_+^* = \rho_+,$$

что завершает доказательство (10) теоремы 1 для модели М1.

Модель М2. Рассмотрим сначала случай М2+, т.е. $\rho_+ < P_+(0) < 1$. Исходя из РДУ (9) получаем

$$0 < \hat{P}_+(k) < \rho_-.$$

Согласно (14) при $V < 0$ имеет место монотонность последовательности $\hat{P}_+(k)$:

$$\hat{P}_+(k+1) > \hat{P}_+(k), \quad k \geq 0.$$

Соотношения (14), (18) с учетом $V < 0$ дают неравенство

$$\hat{P}_+(k+1) \leq \frac{3}{2} \hat{P}_+(k), \quad k \geq 0. \quad (23)$$

По индукции из (23) получаем равномерную оценку

$$\hat{P}_+(k+1) \leq \frac{3}{2} \rho_-.$$

Следовательно, существуют пределы (20), для которых имеет место уравнение (21), откуда следует (11):

$$P_+^* = 1, \quad P_-^* = 0.$$

В случае М2–, т.е. $0 < P_+(0) < \rho_+$, в силу (22) возникает двойственная задача для $P_-(0)$: имеет место неравенство

$$\rho_- < P_-(0) < 1, \quad \text{т.е. } 0 < \hat{P}_-(0) < \rho_+.$$

Приведенные выше рассуждения для модели М2+ справедливы также для $\hat{P}_-(0)$. Поэтому в данном случае получаем предельные значения (12):

$$P_-^* = 1, \quad P_+^* = 0,$$

что завершает доказательство теоремы 1 для модели М2.

• **Модель МЗ.** Рассмотрим сначала случай МЗ+П, т.е. $V > 0, \rho_+ \geq 1$. Имеет место оценка

$$-\rho_+ < \hat{P}_+(k) < \rho_- < 0, \quad k \geq 0. \quad (24)$$

Монотонное возрастание последовательности

$$\hat{P}_+(k+1) > \hat{P}_+(k), \quad k \geq 0,$$

вытекает из базового уравнения (14), а также неравенства для флуктуаций (24).

Ограниченность сверху

$$\hat{P}_+(k+1) \leq \frac{3}{2}\rho_-$$

следует из неравенств (23) и (24). Следовательно, существуют пределы (20) и имеет место предельное уравнение (21).

Отметим, что $\hat{P}_+^* \neq 0$, поскольку является строго отрицательным в силу (24).

Также $P_+^* \neq 0$, так как $P_+(k+1) > P_+(k) > 0$. Следовательно, $P_-^* = 0$, т.е. $\lim_{k \rightarrow \infty} P_+(k) = 1$, что завершает доказательство (13) для МЗ+П.

В случае МЗ-О, т.е. $V < 0, \rho_+ \geq 1$, возникает двойственная задача (см. 22): имеет место неравенство

$$-\rho_- \leq \hat{P}_-(k) \leq \rho_+.$$

Таким образом, остаются в силе все приведенные выше рассуждения для вероятностей отрицательной альтернативы, откуда следуют соотношения

$$P_-^* = 1, \quad P_+^* = 0,$$

что завершает доказательство (13) теоремы 1 для модели МЗ-О.

Аналогично теорема 1 доказывается в случае МЗ+О и в двойственном случае МЗ-П.

Теорема 1 доказана.

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Корольюк Д. В. Бінарні статистичні експерименти з напольгливою нелінійною регресією // Теорія ймовірностей та мат. статистики. — 2014. — № 91. — С. 64–73.
2. Hoppensteadt F. Mathematical methods of population biology. — Cambridge: Cambridge Univ. Press, 1982. — 149 p.
3. Ethier S. N., Kurtz T. G. Markov processes: Characterization and convergence. — New York: Wiley, 1986. — 534 p.
4. Свирежев Ю. М., Пасеков В. П. Основы математической генетики. — М.: Наука, 1982. — 511 с.
5. Skorokhod A. V., Hoppensteadt F., Salehi H. Random perturbation methods with applications in science and engineering. — New York: Springer-Verlag, 2000. — 488 p.
6. Bush R. and Mosteller F. A stochastic model with applications to learning // The Annals of Mathematical Statistics. — 1953. — 24, N 4. — P. 559–585.
7. Амосов Н. М. Алгоритмы разума. — К.: Наук. думка, 1979. — 224 с.

Поступила 25.07.2014