



Ссылка на статью:

// Ученые записки УлГУ. Сер. Математика и информационные технологии. УлГУ. Электрон. журн. 2018, № 1, с. 38-51.

Поступила: 12.05.2018

Окончательный вариант: 30.05.2018

© УлГУ

УДК 519.216:004.9:616.12-008.331.1-08

Семимартингальная модель нормального суточного профиля артериального давления

Гаврилова М. С.^{1,*}

[*pm@ulsu.ru](mailto:pm@ulsu.ru)

¹УлГУ, Ульяновск, Россия

В работе описан механизм суточного регулирования артериального давления, проанализированы экспериментальные данные, на основе которых построена семимартингальная модель нормального суточного профиля артериального давления. Описаны параметры модели, найдено математическое ожидание и предложена оценка дисперсии стохастического процесса изменения артериального давления.

Ключевые слова: случайный процесс, семимартингал, суточный профиль артериального давления, процесс Орнштейна-Уленбека, мультивариантный процесс, точечный процесс.

Введение

В настоящее время математическое моделирование широко используется в биологии и медицине как актуальный и эффективный метод решения прикладных задач, для которых классические методы трудно применимы, малоэффективны и требуют высоких затрат ресурсов. Особый интерес для научных исследований представляют математические модели большого круга кровообращения замкнутой сердечно-сосудистой системы человека.

В статье разработана математическая модель нормального суточного профиля артериального давления (СПАД) в семимартингальных терминах. Существенным отличием этой модели от других моделей СПАД является то, что она построена на основе траекторных (семимартингальных) методов. С помощью семимартингального подхода достигается высокая степень адекватности нашей модели реальным данным. В семимартингальном описании заключается специфика и новизна данной модели. Таким образом, разработанная в статье вероятностная модель является новой и актуальной для решения прикладных задач биологии и медицины.

1. Описание нормального суточного профиля артериального давления

Анализ многочисленных экспериментальных данных показывает, что СПАД подразделяется на медленные регулярные колебания (циркадианный ритм) и резкие случайные изменения (вариабельность) [7].

Циркадианный (циркадный, или околосоуточный) ритм артериального давления (АД) – закономерные колебания АД с двухфазной периодикой «день-ночь» и отчетливым снижением АД во время сна [5]. Период колебаний циркадианного ритма составляет 24 ± 4 часа. Термин «циркадианный» произошел от латинского «circa diem», что в переводе означает «около суток» [1]. Понятие о циркадианных ритмах было сформулировано американским хронобиологом Францем Халбергом в 1959 г. [9]. Согласно многочисленным исследованиям, у пациентов без сердечно-сосудистых патологий кривая СПАД в дневное время образует плато с двумя пиками: первый – с 9 до 11 часов утра, второй – с 16 до 20 часов вечера [3], [6]. После 20 часов вечера АД начинает снижаться и достигает своих минимальных значений ночью в интервале от 0 часов ночи до 4 часов утра. Затем начинается резкий утренний подъем, который ограничивается, по одним данным, 9-10 часами утра, по другим – 12 часами дня [10].

Вариабельность АД представляет собой резкие колебания АД, вызванные случайными воздействиями внутренней и внешней среды. Данная величина традиционно рассчитывается как среднеквадратическое отклонение значений АД от среднего уровня (за день, ночь или сутки) [8]. В этом случае критические значения вариабельности для систолического АД составляют 15 мм рт. ст. днем и ночью, для диастолического АД – 14 мм рт. ст. днем и 12 мм рт. ст. ночью. Вариабельность АД считается повышенной, если превышено хотя бы одно из четырех критических значений. Доказано, что повышенная вариабельность АД коррелирует с поражением органов-мишеней и является одним из факторов риска сердечно-сосудистых заболеваний. В нашей работе вариабельность АД моделируется не как постоянная величина, а как стохастический процесс со сложной структурой. Это связано со сложностью реальных колебательных процессов, протекающих в системе регуляции АД.

В формировании СПАД участвует множество различных механизмов. Динамика АД в некоторой степени зависит от активности симпатической нервной системы, поскольку циркадианные колебания АД совпадают с циркадианными колебаниями концентрации норадреналина в плазме крови [3]. Во время сна снижается активность прессорных систем организма (симпатоадреналовой, ренин-ангиотензин-альдостероновой и т. д.), уменьшается общее периферическое сопротивление и минутный объем кровообращения, что приводит к снижению АД в ночные часы. Одним из депрессорных агентов является мелатонин [10]. Ночью во время сна секретируется около 70% мелатонина. Максимум его секреции эпифизом приходится на 3 часа ночи, приблизительно в это время АД имеет самый низкий уровень. В ранние утренние часы активируются прессорные системы, что приводит к резкому повышению уровня АД. Кроме того, целый ряд внешних факторов сужает кровеносные сосуды, тем самым повышая АД (психоэмоциональный стресс, физические нагрузки, курение, прием алкоголя и т. д.) [10].

2. Статистический анализ экспериментальных данных

Исследование СПАД проводилось в лаборатории артериальной гипертензии Ульяновского клинического госпиталя ветеранов войн в 2008-2012 гг. По результатам суточного мониторирования АД (СМАД) и дополнительного медицинского обследования у 144 пациентов не было выявлено сердечно-сосудистых патологий. Мониторирование проводилось с использованием носимого АД-монитора «VPLab МнСДП-3» (ООО «Петр Телегин», Нижний Новгород). Этот аппарат является амбулаторным суточным монитором для автоматической неинвазивной регистрации основных показателей сердечно-сосудистой системы, таких как систолическое АД (САД), диастолическое АД (ДАД) и др., по осциллометрическому методу. Значения показателей регистрировались каждые 15-20 минут днем и 30, 40 или 60 минут ночью.

Статистический анализ данных проводился с использованием программы VPLab v. 3.0 (ООО «Петр Телегин», Нижний Новгород). В этой программе для каждой выборки экспериментальных данных автоматически рассчитываются основные статистические характеристики (выборочное среднее значение, стандартное отклонение, наибольшее и наименьшее значения и т. д.). Результаты проведенного исследования подтвердили диагноз пациентов, однако они дали поверхностное представление о суточной динамике АД. В связи с этим, была разработана математическая модель, которая позволяет оценивать параметры циркадианного ритма АД и стохастических колебательных процессов, участвующих в формировании СПАД.

На сегодняшний день большинство математических моделей циркадианного ритма АД основано на представлении о том, что нормальный СПАД в ночные часы имеет ковшообразную форму. В этих моделях циркадианный ритм АД в ночной период аппроксимируется функцией, выпуклой вниз (косинорный метод, полный спектральный анализ). Исследование данных 144 пациентов, проведенное в настоящей работе, показало иной результат. Выяснилось, что циркадианный ритм АД в пассивный период представляет собой совокупность двух выпуклых вверх функций. Первая функция описывает циркадианный ритм АД в период ночного отдыха, до момента повышения активности симпатoadреналовой и других систем организма, влияющих на СПАД. Вторая функция соответствует значительному подъему АД в предутренние часы.

Согласно анализу экспериментальных данных, нормальная циркадианная ритмика АД выглядит следующим образом. В активный период кривая циркадианного ритма имеет два пика, первый наблюдается в интервале $(\theta_0; \theta_1)$, второй – в интервале $(\theta_1; \theta_2)$. Следующий пик приходится на ночное время, в интервале $(\theta_2; \theta_3)$, при этом средние ночные значения АД должны быть ниже средних дневных на 10-20%. Далее в период $[\theta_3; \Theta]$ начинается утренний подъем АД. На каждом из четырех промежутков циркадианный ритм АД представляет собой выпуклую вверх функцию. В настоящей работе в качестве таких функций рассматриваются синусоиды (при отсутствии периодов стабилизации АД). Параметр θ_0 – момент начала СМАД, выбираемый, как правило, в утреннее или послеполуденное время

до 14:00. Параметр Θ – момент завершения эксперимента, в большинстве случаев приходится на утренние часы. Моменты времени θ_1 , θ_2 и θ_3 определяются по экспериментальным данным. Наши результаты уточняют и дополняют описание нормального СПАД в ночные и утренние часы и не противоречат описанию из медицинских источников.

Отсутствие сердечно-сосудистых патологий не является достаточным условием для нормальной регуляции АД, которую иногда нарушает повышенная вариабельность АД, наблюдаемая в течение нескольких часов. У практически здоровых лиц причиной значительных колебаний АД является психоэмоциональный стресс, физическое перенапряжение, нездоровый образ жизни и т. д. Нормальная суточная динамика АД (для САД и ДАД одновременно) была лишь у 46 пациентов из 144 (32%). На данный момент не существует универсальной модели СПАД, одинаково пригодной для всех пациентов. В связи с этим, в настоящей работе рассматриваются только нормальные СПАД, математическое описание которых осуществляется в семимартингальных терминах.

3. Математическая модель нормального суточного профиля артериального давления

Пусть на стохастическом базисе $B = \left(\Omega, F, \mathfrak{F} = (\mathfrak{F}_t)_{t_0 \leq t \leq T}, P \right)$ задан непрерывный

случайный процесс $Y = (Y_t)_{t_0 \leq t \leq T}$, описывающий нормальную суточную динамику АД. По многочисленным наблюдениям, процесс Y представляет собой сумму детерминированной и стохастической составляющих:

$$Y_t = C(t) + V_t. \quad (1)$$

где детерминированная функция $C(t)$ – циркадианный ритм АД, а случайный процесс V – вариабельность АД.

Время t измеряется в часах. Параметры t_0 и T – моменты начала и окончания эксперимента, переведенные из формата «чч:мм» в количество часов по формулам:

$$t_0 = \theta_0(\div) + \frac{\theta_0(i)}{60}, \quad (2)$$

$$T = \Theta(\div) + \frac{\Theta(i)}{60} + 24, \quad (3)$$

где параметры $\theta_0(\div)$, $\theta_0(i)$ – количество часов и минут начального момента θ_0 ; $\Theta(\div)$, $\Theta(i)$ – количество часов и минут конечного момента Θ .

3.1. Математическая модель циркадианного ритма артериального давления

Проведенное в работе исследование показало, что адекватным приближением нормального циркадианного ритма АД является совокупность четырех выпуклых вверх

функций. В настоящей работе в качестве таких функций рассматриваются синусоиды. В этом случае математическая модель циркадианного ритма АД имеет вид:

$$C(t) = \alpha + \beta g(t), \quad (4)$$

$$g(t) = \begin{cases} a_1 \sin(k_1 t + b_1) + d_1, & t_0 \leq t \leq t_1^* \\ a_2 \sin(k_2 t + b_2) + d_2, & t_1^* < t \leq t_2^* \\ a_3 \sin(k_3 t + b_3) + d_3, & t_2^* < t \leq t_3^* \\ a_4 \sin(k_4 t + b_4) + d_4, & t_3^* < t \leq T \end{cases} \quad (5)$$

Параметры α и β определяются на основе реальных данных. Значения неизвестных параметров $a_i, k_i, b_i, d_i, i = \overline{1,4}$, устанавливаются с помощью методов оптимизации (например, метода наименьших квадратов). При этом функция $C(t)$ должна удовлетворять следующим требованиям:

1) Непрерывность $C(t)$ на отрезке $[t_0; T]$, т. е. непрерывность $g(t)$ в точках вида $t = t_i^*$:

$$a_i \sin(k_i t_i^* + b_i) + d_i = a_{i+1} \sin(k_{i+1} t_i^* + b_{i+1}) + d_{i+1}. \quad (6)$$

2) Выпуклость вверх $C(t)$ на каждом из четырех промежутков $[t_0; t_1^*], [t_1^*; t_2^*], [t_2^*; t_3^*]$ и $[t_3^*; T]$, где параметры t_1^*, t_2^* и t_3^* представляют собой моменты времени θ_1, θ_2 и θ_3 , переведенные в количество часов, по аналогии с формулами (2)-(3):

$$t_1^* = \theta_1(\div) + \frac{\theta_1(i)}{60}, \quad (7)$$

$$t_2^* = \theta_2(\div) + \frac{\theta_2(i)}{60} + \theta_{24}, \quad (8)$$

$$t_3^* = \theta_3(\div) + \frac{\theta_3(i)}{60} + 24. \quad (9)$$

где $\theta_1(\div), \theta_1(i)$ – количество часов и минут момента θ_1 , $\theta_2(\div), \theta_2(i)$ – количество часов и минут момента θ_2 , $\theta_3(\div), \theta_3(i)$ – количество часов и минут момента θ_3 . Параметр $\theta_{24} = 24$, если θ_2 следует после 23:59, иначе $\theta_{24} = 0$. Очевидно, что $t_0 < t_1^* < t_2^* < t_3^* < T$.

Следует отметить, что модель (4)-(5) описывает циркадианный ритм АД при отсутствии периодов стабилизации. Как показывает анализ данных, такого рода суточные профили являются наиболее распространенными. В случае если на отрезке $[t_0; t_1^*]$ имеется период стабилизации АД, на этом отрезке функция $g(t)$ принимает вид:

$$g(t) = \begin{cases} \alpha_1 t + \beta_1, & t_0 \leq t < t_0^s \\ c_1, & t_0^s \leq t \leq t_1^s \\ \alpha_2 t + \beta_2, & t_1^s < t \leq t_1^* \end{cases}, \quad (10)$$

где $[t_0^s; t_1^s]$ — дневной период стабилизации АД, $t_0 \leq t_0^s < t_1^s \leq t_1^*$. Моменты t_0^s и t_1^s определяются экспериментально. Параметр c_1 рассчитывается как выборочное среднее централизованных и нормированных экспериментальных данных, принадлежащих отрезку $[t_0^s; t_1^s]$. Значения параметров $\alpha_i, \beta_i, i = \overline{1,2}$, вычисляются следующим образом:

$$\alpha_1 = \frac{c_1 - g(t_0)}{t_0^s - t_0}, \beta_1 = \frac{t_0^s g(t_0) - t_0 c_1}{t_0^s - t_0} \quad (11)$$

при $t_0 < t_0^s$,

$$\alpha_2 = \frac{c_1 - g(t_1^*)}{t_1^s - t_1^*}, \beta_2 = \frac{t_1^s g(t_1^*) - t_1^* c_1}{t_1^s - t_1^*} \quad (12)$$

при $t_1^s < t_1^*$.

Если $t_0 = t_0^s$, параметры модели принимаются равными $\alpha_1 = 0, \beta_1 = c_1$, и функция $g(t)$ имеет вид:

$$g(t) = \begin{cases} c_1, & t_0 \leq t \leq t_1^s \\ \alpha_2 t + \beta_2, & t_1^s < t \leq t_1^* \end{cases}$$

Если $t_1^s = t_1^*$, параметры принимаются равными $\alpha_2 = 0, \beta_2 = c_1$. Тогда $g(t)$ имеет вид:

$$g(t) = \begin{cases} \alpha_1 t + \beta_1, & t_0 \leq t < t_0^s \\ c_1, & t_0^s \leq t \leq t_1^* \end{cases}$$

Отметим, что $g(t)$ по построению удовлетворяет условиям: $g(t_0) \leq c_1, g(t_1^*) \leq c_1$.

Аналогичным образом строится математическая модель циркадианного ритма АД, если имеется дневной период стабилизации $[t_2^s; t_3^s]$ на отрезке $[t_1^*; t_2^*]$ или ночной период стабилизации $[t_4^s; t_5^s]$ на отрезке $[t_2^*; t_3^*]$. При моделировании циркадианного ритма АД с периодами стабилизации также необходимо учитывать непрерывность функции $C(t)$, и, следовательно, $g(t)$, в точках $t = t_i^*, i = \overline{1,3}$.

3.2. Математическая модель вариабельности артериального давления

Случайный процесс V представляет собой сумму смещенного процесса Орнштейна-Уленбека D и процесса M , совершающего скачки в случайные моменты времени:

$$V_t = D_t + M_t. \quad (13)$$

Случайный процесс $D = (D_t)_{t_0 \leq t \leq T}$ задается как

$$D_t = X_t + a, \quad (14)$$

где параметр сдвига a вычисляется как среднее арифметическое суммы разностей между экспериментальными данными после выбраковки значительных колебаний и значениями функции $C(t)$ в соответствующих узловых точках.

Процесс Орнштейна-Уленбека $X = (X_t)_{t_0 \leq t \leq T}$ является решением уравнения Ланжевена

$$dX_t = -\lambda X_t dt + \sigma dW_t \quad (15)$$

с начальным условием X_{t_0} , где $X_{t_0} = X_{t_0}(\omega)$ – неотрицательная случайная величина с конечной дисперсией и, следовательно, конечным математическим ожиданием. В данной работе в качестве X_{t_0} рассматривается $X_{t_0}(\omega) = 0$. Параметр $\lambda > 0$ – коэффициент линейного роста, параметр $\sigma \neq 0$ – коэффициент диффузии.

Процесс $W = (W_t)_{t_0 \leq t \leq T}$ – винеровский процесс, $W_{t_0} = 0$. Траектории процесса W задаются как $W_t = \tilde{W}_{t-t_0}$, где $\tilde{W} = (\tilde{W}_u)_{u \geq 0}$ – стандартный винеровский процесс на некотором стохастическом базисе $\tilde{B} = (\tilde{\Omega}, \tilde{F}, \tilde{\mathfrak{P}} = (\tilde{\mathfrak{P}}_u)_{u \geq 0}, \tilde{P})$. Тогда траектории процесса X имеют вид $X_t = \tilde{X}_{t-t_0}$, где $\tilde{X} = (\tilde{X}_u)_{u \geq 0}$ – процесс Орнштейна-Уленбека на стохастическом базисе \tilde{B} . Процесс \tilde{X} является решением уравнения Ланжевена

$$d\tilde{X}_u = -\lambda \tilde{X}_u du + \sigma d\tilde{W}_u$$

с начальным условием $\tilde{X}_0 = \tilde{X}_0(\omega)$.

Траектории процесса \tilde{X} имеют вид:

$$\tilde{X}_u = \exp(-\lambda u) \left(\tilde{X}_0 + \sigma \int_0^u \exp(\lambda s) d\tilde{W}_s \right) \quad (16)$$

Подставим в (16) $u = t - t_0$ и получим формулу для траекторий процесса X :

$$X_t = \exp(-\lambda(t-t_0)) \left(X_{t_0} + \sigma \int_0^{t-t_0} \exp(\lambda s) d\tilde{W}_s \right). \quad (17)$$

Сделаем замену переменной $r = s + t_0$ в стохастическом интеграле Ито из предыдущего уравнения:

$$\int_0^{t-t_0} \exp(\lambda s) d\tilde{W}_s = \int_{t_0}^t \exp(\lambda(r-t_0)) d\tilde{W}_{r-t_0} = \int_{t_0}^t \exp(\lambda(r-t_0)) dW_r. \quad (18)$$

Подставим выражение (18) в уравнение (17) и получим формулу для траекторий процесса Орнштейна-Уленбека X :

$$X_t = \exp(-\lambda(t-t_0)) \left(X_{t_0} + \sigma \int_{t_0}^t \exp(\lambda(r-t_0)) dW_r \right). \quad (19)$$

Процесс X интерпретируется как незначительные колебания АД, не превышающие величину $\Delta_{BP} > 0$, вычисляемую на основе экспериментальных данных. Коэффициенты

λ , σ также вычисляются эмпирически. Адекватным приближением коэффициента диффузии σ является сумма квадратов приращений экспериментальных данных.

Пусть на стохастическом базисе \mathbb{W} рассматривается произвольный точечный процесс $\xi = (\xi_t)_{t_0 \leq t \leq T}$ со скачками в случайные моменты времени $\{\tau_k(\omega)\}_{k=0}^n$, $\tau_k \in [t_0; T]$ для всех k , при этом $\tau_{j-1} < \tau_j$ P-п.н., $j = \overline{1, n}$. Значения процесса X фиксируются в моменты скачков процесса ξ . Другими словами, выборка наблюдаемых значений процесса X имеет вид $\{X_{\tau_k}(\omega)\}_{k=0}^n$. В связи с тем, что параметр σ может принимать как положительные, так и отрицательные значения, в данной работе оценка строится для его квадрата.

Параметр σ^2 оценивается с помощью квадратичной вариации процесса X . Для непрерывного семимартингала \tilde{X} справедлива формула [2]:

$$[\tilde{X}, \tilde{X}]_u = [\sigma \tilde{W}, \sigma \tilde{W}]_u = \sigma^2 [\tilde{W}, \tilde{W}]_u = \sigma^2 u, \quad (20)$$

где функция $[\tilde{X}, \tilde{X}]_u$ – квадратичная вариация процесса \tilde{X} на отрезке $[0; u]$.

Подставим в (20) $u = t - t_0$, получим формулу для нахождения квадратичной вариации процесса X на отрезке $[t_0; t]$, $t_0 \leq t \leq T$:

$$[X, X]_t = [\tilde{X}, \tilde{X}]_{t-t_0} = \sigma^2 (t - t_0). \quad (21)$$

Пусть в (21) $t = T$, следовательно, $[X, X]_T = \sigma^2 (T - t_0)$.

Тогда коэффициент диффузии σ^2 вычисляется по формуле:

$$\sigma^2 = \frac{[X, X]_T}{T - t_0}. \quad (22)$$

Квадратичная вариация процесса X на $[t_0; T]$ оценивается суммой квадратов приращений экспериментальных данных:

$$[X, X]_T \approx \sum_{k=1}^n (\Delta X_{\tau_k})^2, \quad (23)$$

где $\Delta X_{\tau_k} = X_{\tau_k} - X_{\tau_{k-1}}$.

В этом случае $\{\bar{\sigma}_n^2(\omega)\}_{n=1}^\infty$, последовательность оценок параметра σ^2 , имеет вид:

$$\bar{\sigma}_n^2(\omega) = \frac{\sum_{k=1}^n (\Delta X_{\tau_k})^2}{T - t_0}. \quad (24)$$

Согласно определению квадратичной вариации [2],

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^n (\Delta X_{\tau_k})^2 = [X, X]_T \text{ P-п.н.}$$

Следовательно, $\lim_{n \rightarrow \infty} \bar{\sigma}_n^2(\omega) = \sigma^2$ P-п.н., и оценки (24) – состоятельные. Это говорит об их высокой степени адекватности параметру σ^2 при больших значениях n .

Рассмотрим на стохастическом базисе \mathbb{B} случайный процесс $M = (M_t)_{t_0 \leq t \leq T}$:

$$M_t = M_{t_0} + \int_{t_0}^t \mu_{N_{s-1}} dN_s - \int_{t_0}^t \kappa_{N_s} M_s ds, \quad (25)$$

$$dM_t = \mu_{N_{t-1}} dN_t - \kappa_{N_t} M_t dt \quad (26)$$

с начальным условием $M_{t_0} = M_{t_0}(\omega) = 0$.

Решением стохастического интегрального уравнения (25) и стохастического дифференциального уравнения (26) является один и тот же процесс M .

В модели (25)-(26) случайный процесс $N = (N_t)_{t_0 \leq t \leq T}$ – произвольный точечный процесс с нулевым начальным значением $N_{t_0} = N_{t_0}(\omega) = 0$. Последовательность $\{\mu_i(\omega)\}_{i=2}^{\infty}$ – независимые равномерно распределенные на $[\zeta_1; \zeta_2]$ случайные величины, $0 < \zeta_1 < \zeta_2$. Значения параметров ζ_1 и ζ_2 определяются экспериментально. В связи с тем, что процесс M не совершает скачков в начальный момент времени $t = t_0$, и до момента первого скачка значения процесса M равны нулю, в качестве μ_1 рассматривается $\mu_1 = \mu_1(\omega) \equiv 0$. Последовательность $\{\kappa_j(\omega)\}_{j=1}^{\infty}$ – независимые положительные случайные величины

$$\kappa_j(\omega) = -\frac{1}{\tau_{\tilde{n}\delta}} \ln \left(\frac{\varepsilon_j(\omega)}{\mu_{j+1}(\omega)} \right), \quad (27)$$

где параметр $\tau_{\tilde{n}\delta} > 0$ вычисляется на основе экспериментальных данных, а $\{\varepsilon_j(\omega)\}_{j=1}^{\infty}$ – последовательность независимых положительных случайных величин, удовлетворяющих условию $0 < \varepsilon_j(\omega) < \mu_{j+1}(\omega)$ для любого $j \geq 1$. Начальное значение $\kappa_0 = \kappa_0(\omega) \equiv 0$.

Таким образом, процесс M – семимартингал, совершающий скачки в моменты скачков считающего процесса N . Значения траекторий процесса M интерпретируются как значительные колебания уровня АД, вызванные стрессовыми воздействиями. В данной работе под значительными колебаниями (скачками) понимаются скачки АД на величину Δ_{BP} и выше. Каждый скачок процесса M совершается в случайный момент времени $\delta_j(\omega) > t_0$ (момент скачка процесса N) на случайную величину $\mu_{j+1}(\omega)$, $j \geq 1$. Случайные величины $\kappa_j(\omega)$ характеризуют скорость спада АД после каждого значительного скачка.

Формула для нахождения $\kappa_j(\omega)$ (27) получена путем следующих рассуждений. Как было сказано выше, до момента времени $\delta_1(\omega) > t_0$ (момента первого скачка процесса N) значения траекторий процесса M равны нулю:

$$M_t(\omega) \equiv 0 \text{ при } t \in [t_0; \delta_1(\omega)). \quad (28)$$

Из уравнений (25)-(26) и (28) следует, что в момент времени $t = \delta_1(\omega)$ значения траекторий процесса M равны μ_2 . Таким образом, при $t \in [\delta_1; \delta_2)$, где $\delta_2(\omega)$ – момент второго

скачка процесса N , уравнение (26) принимает вид $dM_t = -\kappa_1 M_t dt$ с начальным значением $M_{\delta_1} = \mu_2$. Решением данного стохастического дифференциального уравнения на промежутке $[\delta_1; \delta_2)$ являются траектории вида

$$M_t = \mu_2 \exp(-\kappa_1(t - \delta_1)). \quad (29)$$

Для повышения адекватности модели (25)-(26) экспериментальным данным будем искать $\kappa_1(\omega)$ следующим образом. Предположим, что точка $\tilde{t} = \delta_1 + \tau_{\tilde{n}\delta}$ принадлежит полуинтервалу $[\delta_1; \delta_2)$, т. е. $\tilde{t} < \delta_2$. Тогда потребуем, чтобы значение процесса M в этой точке равнялось некоторой малой величине $\varepsilon_1(\omega) > 0$, удовлетворяющей условию $\varepsilon_1(\omega) < \mu_2(\omega)$. Согласно (29), это требование описывается уравнением $M_{\tilde{t}} = \varepsilon_1$ или $\mu_2 \exp(-\kappa_1 \tau_{\tilde{n}\delta}) = \varepsilon_1$, откуда следует формула для κ_1 (27) при $j=1$. Поскольку при $j \geq 2$ однозначно определить значения M_{δ_j} не представляется возможным, для вычисления $\kappa_j(\omega)$ используется та же формула (27). Сложный вид формулы для нахождения параметров $\kappa_j(\omega)$ объясняется чрезвычайной сложностью гомеостатических систем, регулирующих уровень АД. Анализ экспериментальных данных показал, что нормализация АД после каждого значительного подъема происходит быстрее, чем при $\kappa_j(\omega) = \frac{1}{\tau_{\tilde{n}\delta}}$, поэтому для адекватного описания модели был выбран экспоненциальный спад.

Для упрощения компьютерной реализации процесса M в качестве $\varepsilon_j(\omega)$ были выбраны случайные величины $\varepsilon_j(\omega) = \frac{\mu_{j+1}(\omega)}{10}$. Тогда случайные величины $\kappa_j(\omega)$, $j \geq 1$, равны константе

$$\kappa_j(\omega) \equiv \kappa = -\frac{1}{\tau_{\tilde{n}\delta}} \ln(0.1). \quad (30)$$

В качестве считающего процесса N рассматривается точечный процесс $\pi = (\pi_t)_{t_0 \leq t \leq T}$ с постоянной интенсивностью $\gamma > 0$ и начальным значением $\pi_{t_0} = 0$. Траектории процесса π задаются как $\pi_t = \tilde{\pi}_{t-t_0}$, где $\tilde{\pi} = (\tilde{\pi}_u)_{u \geq 0}$ – стандартный пуассоновский процесс с интенсивностью γ на стохастическом базисе \tilde{B} . Тогда уравнения (25)-(26) принимают вид:

$$M_t = M_{t_0} + \int_{t_0}^t \mu_{\pi_{s-+1}} d\pi_s - \kappa \int_{t_0}^t M_s ds, \quad (31)$$

$$dM_t = \mu_{\pi_{t-+1}} d\pi_t - \kappa M_t dt. \quad (32)$$

В связи с отсутствием полной информации о динамике АД, будем предполагать, что у случайных процессов X и M скорость спада АД одинаковая, т. е. $\lambda = \kappa$.

3.3. Анализ математической модели нормального суточного профиля артериального давления

Лемма. Математическое ожидание случайного процесса Y , заданного уравнением (1), вычисляется по формуле

$$E(Y_t) = C(t) + a + \frac{\gamma(\zeta_1 + \zeta_2)}{2\kappa} (1 - \exp(-\kappa(t - t_0))). \quad (33)$$

Доказательство. Математическое ожидание процесса Y по свойству математических ожиданий равно

$$E(Y_t) = E(C(t) + V_t) = E(C(t) + X_t + a + M_t) = C(t) + E(X_t) + a + E(M_t). \quad (34)$$

Необходимо вычислить математические ожидания процессов X и M .

Из уравнения траекторий процесса X (19) имеем:

$$E(X_t) = \exp(-\lambda(t - t_0)) E\left(X_{t_0}\right).$$

Согласно предположению, $X_{t_0}(\omega) = 0$, следовательно, $E(X_t) = 0$.

Найдем математическое ожидание процесса M из уравнения (31). По теореме Фубини [4] имеем:

$$E(M_t) = E\left(M_{t_0}\right) + E\left(\int_{t_0}^t \mu_{\pi_{s-+1}} d\pi_s\right) - \kappa \int_{t_0}^t E(M_s) ds. \quad (35)$$

Также в нашей модели предполагается, что $M_{t_0} = 0$.

Найдем $E(H_t)$, где $H = (H_t)_{t_0 \leq t \leq T}$ – случайный процесс на стохастическом базисе \mathbb{B}

с траекториями $H_t = \int_{t_0}^t \mu_{\pi_{s-+1}} d\pi_s$. Разложение Дуба-Мейера для стандартного пуассоновского процесса $\tilde{\pi}$ имеет вид:

$$\tilde{\pi}_u = \gamma u + \tilde{m}_u, \quad (36)$$

где $\tilde{m} = (\tilde{m}_u)_{u \geq 0}$ – скачкообразный мартингал на стохастическом базисе $\tilde{\mathbb{B}}$ с начальным значением $\tilde{m}_0 = 0$, $E(\tilde{m}_u) = 0$ и $E(\tilde{m}_u^2) = \gamma u$. Подставим в формулу (36) $u = t - t_0$, получим разложение Дуба-Мейера для траекторий точечного процесса π :

$$\pi_t = \gamma(t - t_0) + m_t,$$

где $m = (m_t)_{t_0 \leq t \leq T}$ – скачкообразный мартингал на стохастическом базисе \mathbb{B} с траекториями

$m_t = \tilde{m}_{t-t_0}$, начальным значением $m_{t_0} = 0$ и $E(m_t) = 0$, $E(m_t^2) = \gamma(t - t_0)$.

Тогда траектории процесса H имеют вид:

$$H_t = \gamma \int_{t_0}^t \mu_{\pi_{s-+1}} ds + \int_{t_0}^t \mu_{\pi_{s-+1}} dm_s.$$

Рассмотрим на стохастическом базисе \mathcal{B} случайный процесс $R = (R_t)_{t_0 \leq t \leq T}$ с траекториями $R_t = \int_{t_0}^t \mu_{\pi_{s-+1}} dm_s$. Процесс R является мартингалом, т. к. процесс m – мартингал.

Следовательно, по теореме об остановленном мартингале математическое ожидание процесса R

$$E(R_t) = R_{t_0} = 0$$

По теореме Фубини математическое ожидание процесса H

$$E(H_t) = \gamma \int_{t_0}^t E(\mu_{\pi_{s-+1}}) ds = \frac{\gamma(\zeta_1 + \zeta_2)(t - t_0)}{2}. \quad (37)$$

Далее подставим (37) в (35) и получим уравнение

$$E(M_t) = E(M_{t_0}) + \frac{\gamma(\zeta_1 + \zeta_2)(t - t_0)}{2} - \kappa \int_{t_0}^t E(M_s) ds,$$

которое сводится к линейному неоднородному дифференциальному уравнению первого порядка методом замены переменной $E(M_t) = x(t)$:

$$\dot{x}(t) + \kappa x(t) = \frac{\gamma(\zeta_1 + \zeta_2)}{2}$$

с начальным условием $x(t_0) = E(M_{t_0})$. Решением этого уравнения является функция

$$E(M_t) = \frac{\gamma(\zeta_1 + \zeta_2)}{2\kappa} + \left(E(M_{t_0}) - \frac{\gamma(\zeta_1 + \zeta_2)}{2\kappa} \right) \exp(-\kappa(t - t_0)). \quad (38)$$

При $M_{t_0} = 0$ формула (38) принимает вид:

$$E(M_t) = \frac{\gamma(\zeta_1 + \zeta_2)}{2\kappa} (1 - \exp(-\kappa(t - t_0))), \quad (39)$$

после чего остается лишь подставить (39) в (34), чтобы получить искомое уравнение:

$$E(Y_t) = C(t) + a + \frac{\gamma(\zeta_1 + \zeta_2)}{2\kappa} (1 - \exp(-\kappa(t - t_0))).$$

Лемма доказана.

Дисперсия процесса Y по свойству дисперсий равна

$$D(Y_t) = D(X_t) + D(M_t)$$

Дисперсия процесса Орнштейна-Уленбека \tilde{X} вычисляется по формуле:

$$D(\tilde{X}_u) = \left(D(\tilde{X}_0) - \frac{\sigma^2}{2\lambda} \right) \exp(-2\lambda u) + \frac{\sigma^2}{2\lambda}. \quad (40)$$

Вывод формулы (40) авторы статьи предлагают читателю в качестве упражнения.

Следовательно, при $u = t - t_0$

$$D(X_t) = \left(D(X_{t_0}) - \frac{\sigma^2}{2\lambda} \right) \exp(-2\lambda(t-t_0)) + \frac{\sigma^2}{2\lambda}.$$

При $X_{t_0} = 0$ получим формулу:

$$D(X_t) = \frac{\sigma^2}{2\lambda} (1 - \exp(-2\lambda(t-t_0))).$$

Дисперсия $D(M_t)$ определяется по формуле:

$$D(M_t) = E(M_t^2) - (E(M_t))^2.$$

В силу того, что нахождение аналитической формулы для $E(M_t^2)$ является сложной математической задачей, $D(M_t)$ и $D(Y_t)$ определяются методом компьютерного имитационного моделирования путем усреднения большого количества траекторий.

Заключение

На основе данных суточного мониторинга разработана и проанализирована семимартингальная модель нормального суточного профиля артериального давления. Представленная концепция может найти применение в медицине при изучении гомеостатических систем организма, диагностике нарушений суточной кривой артериального давления пациента.

Список литературы

1. Брюханов В.М. Роль почки в регуляции суточных ритмов организма / В.М. Брюханов, А.Я. Зверева // *Нефрология*. 2010, т. 14, № 3, с. 17–31.
2. Бутов А.А. *Элементы стохастического исчисления* / А.А. Бутов. Ульяновск : УлГУ, 1996.
3. Воронин И.М. Циркадный ритм артериального давления у здоровых людей и его прогностическое значение [Электронный ресурс] / И.М. Воронин, Е.А. Баженова // *Естествознание и гуманизм : сб. научн. трудов*; ред. Н.Н. Ильинских. Томск, 2006. Т. 3, вып. 4, с. 67–68. Режим доступа: <http://www.tele-conf.ru/files/raznoe/EG-3-4-2006.rar> (дата обращения: 20.04.2018).
4. Лоэв М. *Теория вероятностей: учебник* / М. Лоэв; пер. с англ. под ред. Ю.В. Прохорова. М.: Издательство иностранной литературы, 1962.
5. Манукян А.В. Влияние пролонгированных антагонистов кальция на циркадианный и ультрадианный ритмы артериального давления у больных с артериальной гипертензией высокого риска [Электронный ресурс] / А.В. Манукян, Н.Б. Сидоренкова, А.В. Лаврентьев // *MEDLINE.RU*, 2006, т. 7, № 1, с. 228–235. Режим доступа: <http://medline.ru/public/art/tom7/art020pdf.phtml> (дата обращения: 20.04.2018).
6. Разин В.А. *Предикторы эффективности антигипертензивной терапии у больных гипертонической болезнью: дис. ... канд. мед. наук* : 14.00.06. – Самара, 2004. – 148 с.

7. Рогоза А.Н. *Суточное мониторирование артериального давления: варианты врачебных заключений и комментарии* / А.Н. Рогоза, М.В. Агальцов, М.В. Сергеева. – Н. Новгород: Петр Телегин, ДЕКОМ, 2005.
8. *Суточное мониторирование артериального давления [Электронный ресурс] : пособие для врачей*. СПб.: СПб МАПО, 2010. Режим доступа: <http://docplayer.ru/52419035-Cutochnoe-monitorirovanie-arterialnogo-davleniya-posobie-dlya-vrachey.html> (дата обращения: 20.04.2018).
9. *Хронобиология [Электронный ресурс] // Словари и энциклопедии на Академике. Большая советская энциклопедия*. Режим доступа: <http://alcala.ru/bse/izbrannoe/slovar-Nk/H11710.shtml> (дата обращения: 20.04.2018).
10. Цфасман А.З. *Циркадная ритмика артериального давления при измененном суточном ритме жизни (работе в ночное время)* / А.З. Цфасман, Д.В. Алпаев. 2-е изд., испр. и доп. М.: Репроцентр М, 2011.