

- [3] М. И. Фрейдлин, Функционал действия для одного класса случайных процессов, Теория вероят. и ее примен., XVII, 3 (1972), 536—541.
 [4] А. Д. Вентцель, Теоремы, касающиеся функционала действия для гауссовских случайных функций, Теория вероят. и ее примен., XVII, 3 (1972), 542—545.
 [5] А. Д. Вентцель, М. И. Фрейдлин, О малых возмущениях динамических систем, Успехи матем. наук, 25, 1 (1970), 3—55.
 [6] И. М. Гельфанд, С. В. Фомин, Вариационное исчисление, М., Физматгиз, 1961.

PROBABILITIES OF LARGE DEVIATIONS FOR RANDOMLY DISTURBED DYNAMIC SYSTEMS AND STOCHASTIC STABILITY

M. I. FREİDLIN (MOSCOW)

(Summary)

Let x_t^ε be a solution of the differential equation $\dot{x}^\varepsilon = b(x^\varepsilon, \varepsilon \xi)$, $x_0 = x \in R^r$. Here ξ_t is a Gaussian stochastic process, ε is a small parameter. Process x_t^ε may be thought of as a result of small stochastic perturbations of the system $\dot{x} = b(x, 0)$. Let O be a stable equilibrium point of the system, $O \in D$ (a domain in R^r) and $\tau_D^\varepsilon = \inf \{t: x_t^\varepsilon \notin D\}$.

In the paper, the main term of $\ln \mathbb{P}\{\tau_D^\varepsilon < T\}$ as $\varepsilon \rightarrow 0$ is calculated. This term characterizes stability of point O under perturbations $\varepsilon \xi_t$ over time interval $[0, T]$.

ВЫЧИСЛЕНИЕ РАССТОЯНИЯ ПО ВАССЕРШТЕЙНУ МЕЖДУ РАСПРЕДЕЛЕНИЯМИ ВЕРОЯТНОСТЕЙ НА ПРЯМОЙ

С. С. ВАЛЛАНДЕР

В работах Вассерштейна [1] и Добрушина [2] была введена характеристика близости двух вероятностных мер, названная Добрушиным расстоянием Вассерштейна.

Пусть X — метрическое пространство с метрикой ρ , \mathfrak{B} — σ -алгебра борелевских подмножеств X . Расстояние Вассерштейна $R(P, Q)$ между вероятностными мерами P и Q на (X, \mathfrak{B}) определяется следующим образом:

$$R(P, Q) = \inf \mathbb{E} \rho(\xi, \eta), \quad (1)$$

где \inf берется по всевозможным парам случайных величин ξ и η с распределениями P и Q соответственно.

В работе [2] показано, что для тех распределений, для которых правая часть (1) конечна, R является метрикой. В этой же работе доказано, что если метрика ρ дискретна, то R совпадает с расстоянием по вариации:

$$R(P, Q) = \sup_{B \in \mathfrak{B}} |P(B) - Q(B)|.$$

Настоящая заметка посвящена вычислению расстояния Вассерштейна в случае, когда $X = R^1$ с обычной евклидовой метрикой.

Теорема.

$$R(P, Q) = \int_{-\infty}^{\infty} |F(x) - G(x)| dx, \quad (2)$$

где F и G — функции распределения (ф. р.) распределений P и Q соответственно. Формула (2) справедлива независимо от конечности или бесконечности входящих в нее величин. В формуле (1) можно заменить \inf на \min .

Доказательство. Предположим, что $\int_{-\infty}^{\infty} |F(x) - G(x)| dx < \infty$. Докажем, что левая часть (2) не превосходит правой. Для этого построим случайные величины ξ и η с ф. р. F и G соответственно, такие, что

$$E|\xi - \eta| = \int_{-\infty}^{\infty} |F(x) - G(x)| dx.$$

Лемма. Пусть ξ — случайная величина, равномерно распределенная на интервале $[0, 1]$, F — произвольная ф. р. Определим функцию $F^{-1}(y)$ на интервале $[0, 1]$ следующим образом:

- а) если для $y \in [0, 1]$ существует число x , такое, что $F(x) = y$, полагаем $F^{-1}(y) = x$ (если такое x не единственно, берем любое из этих чисел);
- б) если же таких x нет, полагаем

$$F^{-1}(y) = \inf_{z > y} F^{-1}(z),$$

где \inf берется по тем $z > y$, для которых $F^{-1}(z)$ определено в а).

Тогда случайная величина $F^{-1}(\xi)$ имеет ф. р. F .

Утверждение этой леммы хорошо известно.

Положим теперь $\xi = F^{-1}(\xi)$, $\eta = G^{-1}(\xi)$. Тогда

$$E|\xi - \eta| = \int_0^1 |F^{-1}(y) - G^{-1}(y)| dy = \int_{-\infty}^{\infty} |F(x) - G(x)| dx.$$

Последнее равенство следует из очевидных геометрических соображений.

Предположим теперь, что $R(P, Q) < \infty$ и ξ и η — случайные величины с распределениями P и Q соответственно, такие, что $E|\xi - \eta| < \infty$. Для завершения доказательства теоремы достаточно доказать, что

$$E|\xi - \eta| \geq \int_{-\infty}^{\infty} |F(x) - G(x)| dx.$$

Определим случайные величины $\alpha = \max(\xi - \eta, 0)$, $\beta = \max(\eta - \xi, 0)$. Тогда $E|\xi - \eta| = E\alpha + E\beta$. Далее, $E\beta = E[E\{\beta | \xi = x\}]$, при этом $E\{\beta | \xi = x\} < \infty$ для почти всех x по мере P . Для этих x

$$E\{\beta | \xi = x\} = \int_0^{\infty} z P\{\beta \geq z | \xi = x\} dz = \int_0^{\infty} P\{\beta \geq z | \xi = x\} dz.$$

Поэтому

$$\begin{aligned} E\beta &= \int_{-\infty}^{\infty} P\{\xi \in dx\} \int_0^{\infty} P\{\eta - \xi \geq z | \xi = x\} dz = \int_{-\infty}^{\infty} P\{\xi \in dx\} \times \\ &\times \int_0^{\infty} P\{\eta \geq x + z | \xi = x\} dz = \int_{-\infty}^{\infty} P\{\xi \in dx\} \int_{x+0}^{\infty} P\{\eta \geq y | \xi = x\} dy = \\ &= \iint_{\{y > x\}} P\{\xi \in dx, \eta \geq y\} dy = \int_{-\infty}^{\infty} P\{\xi < y, \eta \geq y\} dy. \end{aligned}$$

(мы сделали замену переменной $z = y - x$). Отсюда получаем:

$$\begin{aligned} E|\xi - \eta| &= \int_{-\infty}^{\infty} [P\{\xi < y, \eta \geq y\} + P\{\eta < y, \xi \geq y\}] dy = \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} [P\{\xi < y\} + P\{\eta < y\} - 2P\{\xi < y, \eta < y\}] dy \geq \\ &\geq \int_{-\infty}^{\infty} [F(y) + G(y) - 2\min(F(y), G(y))] dy = \int_{-\infty}^{\infty} |F(y) - G(y)| dy, \end{aligned}$$

и тем самым теорема доказана.

З а м е ч а н и е 1. Теорема мгновенно обобщается на случай $X = R^n$ с l^1 -метрикой.

З а м е ч а н и е 2. Из доказанной теоремы легко выводятся явные формулы для расстояния Вассерштейна между мерами на любом конечном метрическом пространстве. К сожалению, эти формулы очень громоздки и зависят от метрики сложным образом (см. формулу (3)). Приведем формулу для $X = \{x_1, x_2, x_3, x_4\}$. Пусть точки пространства X занумерованы таким образом, что

$$\rho(x_1, x_3) + \rho(x_2, x_4) \geq \max[\rho(x_1, x_2) + \rho(x_3, x_4), \rho(x_1, x_4) + \rho(x_2, x_3)],$$

а $P = (p_1, p_2, p_3, p_4)$, $Q = (q_1, q_2, q_3, q_4)$ — две вероятностные меры на X . Тогда

$$\begin{aligned} 2R(P, Q) &= \rho(x_1, x_2) [|p_1 - q_1| + |p_2 - q_2| - |p_1 + p_2 - q_1 - q_2|] + \rho(x_1, x_4) [|p_1 - \\ &- q_1| + |p_4 - q_4| - |p_1 + p_4 - q_1 - q_4|] + \rho(x_2, x_3) [|p_2 - q_2| + |p_3 - q_3| - \\ &- |p_2 + p_3 - q_2 - q_3|] + \rho(x_3, x_4) [|p_3 - q_3| + |p_4 - q_4| - |p_3 + p_4 - q_3 - q_4|] + \\ &+ \rho(x_1, x_3) [|p_1 + p_2 - q_1 - q_2| + |p_1 + p_4 - q_1 - q_4| - |p_2 - q_2| - |p_4 - q_4|] + \\ &+ \rho(x_2, x_4) [|p_1 + p_2 - q_1 - q_2| + |p_1 + p_4 - q_1 - q_4| - |p_1 - q_1| - |p_3 - q_3|]. \end{aligned} \quad (3)$$

В случае $p_4 = q_4 = 0$ эта формула переходит в формулу, приведенную в [3]. Для получения (3) нужно изометрически вложить X в пространство R^3 с l^1 -метрикой и применить доказанную теорему.

З а м е ч а н и е 3. Добрушин ([2]) доказал неравенство

$$\pi(R, Q) \leq [R(P, Q)]^{1/2},$$

где π — расстояние Прохорова (см. [4]). Отсюда и из доказанной теоремы получаем следующую оценку расстояния Прохорова между распределениями в R^1 :

$$\pi(P, Q) \leq \left[\int_{-\infty}^{\infty} |F(x) - G(x)| dx \right]^{1/2}.$$

Об оценках расстояния Прохорова см. также [5].

З а м е ч а н и е 4. В работах [1], [2], [3] расстояние Вассерштейна используется в некоторых задачах, связанных со слабой зависимостью случайных величин, образующих случайное поле.

Автор благодарит И. А. Ибрагимова за постановку задачи и внимание к работе, а также Ю. А. Давыдова за полезные обсуждения.

Поступила в редакцию
5.4.72

ЛИТЕРАТУРА

- [1] Л. Н. В а с с е р ш т е й н, Марковские процессы на счетном произведении пространств, описывающие большие системы автоматов, Проблемы передачи информации, 5, 3 (1969), 64—73.

- [2] Р. Л. Добрушин, Задание системы случайных величин при помощи условных распределений, Теория вероят. и ее примен., XV, 3 (1970), 469—497.
 [3] С. С. В ал л а н д е р, Замечание к работам Р. Л. Добрушина и Г. Кестена, Теория вероят. и ее примен., XVIII, 2 (1973), 392—395.
 [4] Ю. В. П р о х о р о в, Сходимость случайных процессов и предельные теоремы теории вероятностей, Теория вероят. и ее примен., I, 2 (1956), 177—238.
 [5] R. M. D u b l e y, Distances of Probability Measures and Random Variables, Ann. Math. Statist., 39, 5 (1968), 1563—1572.

CALCULATION OF THE WASSERSTEIN DISTANCE BETWEEN PROBABILITY DISTRIBUTIONS ON THE LINE

S. S. VALLANDER (LENINGRAD)

(Summary)

We prove that the Wasserstein distance between probability distributions on the line coincides with the L^1 -distance between their distribution functions.

О ТОЧНОМ ВЫРАЖЕНИИ УРОВНЯ ЗНАЧИМОСТИ УСЕЧЕННОГО ОДНОСТОРОННЕГО КРИТЕРИЯ КОЛМОГОРОВА

В. А. ЕПАНЕЧНИКОВ

1. Введение. Пусть в результате n независимых наблюдений над случайной величиной ξ , имеющей непрерывное распределение $P[\xi < x] = F(x)$, получены n значений элементов выборки. Обозначим их после упорядочения x_1, x_2, \dots, x_n , где $x_1 \leq x_2 \leq \dots \leq x_n$.

Определим эмпирическую функцию распределения: $S_n(x) = 0$ при $x < x_1$, $S_n(x) = i/n$ при $x_i \leq x < x_{i+1}$ ($i = 1, 2, \dots, n-1$), $S_n(x) = 1$ при $x \geq x_n$; будем интересоваться распределением величины максимального отклонения Δ_n эмпирической функции распределения $S_n(x)$ от функции $F(x)$ в области $\theta_1 \leq F(x) \leq \theta_2$ ($0 \leq \theta_1 \leq \theta_2 \leq 1$):

$$\Delta_n(\theta_1, \theta_2) = \max_{\theta_1 \leq F(x) \leq \theta_2} [F(x) - S_n(x)]. \quad (1)$$

Ниже получено точное выражение распределения случайной величины $\Delta_n(\theta_1, \theta_2)$, которое оказывается достаточно простым при небольших объемах выборок n .

2. Вычисление распределения $\Delta_n(\theta_1, \theta_2)$. Если случайная величина ξ обладает непрерывной функцией распределения $F(x)$, то вероятность $\beta_n(\varepsilon, \theta_1, \theta_2) = P[\Delta_n(\theta_1, \theta_2) \geq \varepsilon]$ может быть записана в виде

$$\beta_n(\varepsilon, \theta_1, \theta_2) = 1 - n! \int \dots \int_{G(\varepsilon, \theta_1, \theta_2)} dx_1 dx_2 \dots dx_n, \quad (2)$$

где n -мерная область интегрирования $G(\varepsilon, \theta_1, \theta_2)$ задается условиями: $0 \leq x_1 \leq x_2 \leq \dots \leq x_n \leq 1$, $x_i \leq \theta_1$, $x_p \leq \varepsilon + (p-1)/n$ ($i < p \leq k$), $x_{k+1} \leq 1$, а целочисленные значения i и k определяются из условий: $n(\theta_1 - \varepsilon) < i \leq 1 + n(\theta_1 - \varepsilon)$, $n(\theta_2 -$