Теория вероятностей и математическая статистика, Коллоквиум III

Версия от 02.04.2021 11:48

Содержание

1.	Hepa	венство Чебышева и закон больших чисел в слабой форме для общих случайных величин. Уси-	
	ленні	ый закон больших чисел Колмогорова $(6/д)$. Сходимости случайных величин: почти наверное и по	
	вероя	тности. Взаимосвязь сходимостей по вероятности и почти наверное.	
	1.1.	Неравенство Чебышева и закон больших чисел в слабой форме для общих случайных величин	3
	1.2.	Усиленный закон больших чисел Колмогорова (б/д)	4
	1.3.	Сходимости случайных величин: почти наверное и по вероятности	4
	1.4.	Взаимосвязь сходимостей по вероятности и почти наверное	4
2.	Сход	имость случайных величин по распределению. Лемма о достаточном условии сходимости ожиданий	
	функ	щий из заданного семейства от последовательности случайных величин (лемма 2 из лекции 2).	
	Экви	валентное описание сходимости по распределению	5
3.	Абсо	лютная непрерывность математического ожидания. Теорема Лебега о мажорируемой сходимости.	
	Подс	тановка сходящейся по вероятности последовательности случайных величин в непрерывную функ-	
	цию.	Взаимосвязь сходимостей по вероятности и по распределению.	Ę
4.	Xapa	ктеристические функции: определение и свойства. Вычисление характеристической функции нор-	
	малы	ной случайной величины. Производные характеристических функций	Ę
	4.1.	Характеристические функции: определение и свойства	Ę
	4.2.	Вычисление характеристической функции нормальной случайной величины.	7
	4.3.	Производные характеристических функций.	7
5.	Пере	формулировка сходимости по распределению в терминах характеристических функций. Однознач-	
	ность	задания распределения случайной величины ее характеристической функцией. Центральная пре-	
	делы	ная теорема.	8
6.	Подс	тановка сходящейся по распределению последовательности случайных величин в непрерывную	
	функ	цию. Сходимость суммы и произведения сходящихся по распределению последовательностей слу-	
	чайні	ых величин в случае, когда одна из предельных случайных величин постоянная. Примеры при-	
		ния: выборочная дисперсия и взаимосвязь с ЦПТ. Теорема о сходимости последовательности вида	
	J(a+	$\frac{1}{h} \frac{h_n X_n - f(a)}{h}$ для сходящейся по распределению последовательности X_n . Взаимосвязь с ЦПТ	8
	6.1.	Γ_{n}^{n} Подстановка сходящейся по распределению последовательности случайных величин в непрерыв-	
		ную функцию	8
	6.2.	Сходимость суммы и произведения сходящихся по распределению последовательностей случай-	
		ных величин в случае, когда одна из предельных случайных величин постоянная	Ĝ
	6.3.	Примеры применения: выборочная дисперсия и взаимосвязь с ЦПТ	11
	6.4.	Теорема о сходимости последовательности вида $\frac{f(a+h_nX_n)-f(a)}{h_n}$ для сходящейся по распре-	
		делению последовательности X_n .	12
	6.5.	Взаимосвязь с ЦПТ.	12
7	Hena	венство типа Хефлинга-Чернова. Пример применения	13

8.	Многомерная характеристическая функция. Сходимость по распределению последовательности случай-	
	ных векторов. Эквивалентное описание сходимости по распределению через сходимость характеристиче-	
	ских функций (без доказательства). Независимость случайных величин в терминах характеристической	
	функции совместного распределения. Матрица ковариаций, смысл задаваемой ей билинейной формы,	
	ее изменение при линейных преобразованиях. Многомерная ЦПТ	13
9.	Многомерное нормальное распределение. Свойства нормального вектора: линейный образ нормально-	
	го распределения нормален, характеризация через одномерные распределения, значение параметров	
	нормального вектора, равносильность независимости и некоррелированности компонент. Представление	
	нормального вектора, как линейный образ стандартного нормального вектора, ортогонализация. Плот-	
	ность нормального вектора.	13
10.	Условное математическое ожидание в дискретном случае относительно разбиения и относительно слу-	
	чайной величины. Основные свойства: линейность, монотонность, формула полной вероятности, услов-	
	ное ожидание величины, независимой с разбиением, вынесение случайной величины из под знака услов-	
	ного ожидания. Эквивалентное определение условного математического ожидания и геометрическая	
	интерпретация	13
11.	Условное математическое ожидание в общем случае: определение и свойства. Формула для вычисления	
	условного математического ожидания при известной плотности совместного распределения, условная	
	плотность. Аналог фомрулы Байеса	13

- 1. Неравенство Чебышева и закон больших чисел в слабой форме для общих случайных величин. Усиленный закон больших чисел Колмогорова (б/д). Сходимости случайных величин: почти наверное и по вероятности. Взаимосвязь сходимостей по вероятности и почти наверное.
- 1.1. Неравенство Чебышева и закон больших чисел в слабой форме для общих случайных величин.

Теорема (Неравенство Маркова). Пусть X это случайная величина и $X\geqslant 0$ почти наверное. Тогда для любого t>0 выполняется

$$P[X \geqslant t] \leqslant \frac{E[X]}{t}$$

почти наверное.

Доказательство. Заметим, что для любого t > 0 выполняется $t \cdot \mathrm{I}[x \geqslant t] \leqslant X$ почти наверное (здесь I это индикатор), так как в левой части будут учтены $t \leqslant X$, с суммарным коэффициентом не больше 1.

Возьмем математическое ожидание от обеих сторон и получим то, что нас просили:

$$t \cdot \mathrm{I}[x \geqslant t] \leqslant X \iff t \cdot \mathrm{P}[x \geqslant t] \leqslant \mathrm{E}[X] \iff \mathrm{P}[x \geqslant t] \leqslant \frac{\mathrm{E}[X]}{t}.$$

Теорема (Неравенство Чебышева). Пусть у случайной величины X конечный второй момент, то есть $\mathrm{E}[X^2] \leqslant \infty.$ Тогда

$$P[|X - E[X]| \ge \varepsilon] \le \frac{D[X]}{\varepsilon^2}.$$

Доказательство. Для доказательства рассмотрим случайную величину $Y = |X - \mathrm{E}[X]|^2$ и применим неравенство Маркова.

Для любого ε выполняется

$$P[Y \geqslant \varepsilon^2] \leqslant \frac{E[Y]}{\varepsilon^2} \iff P[|X - E[X]|^2 \geqslant \varepsilon^2] \leqslant \frac{D[X]}{\varepsilon^2} \iff P[|X - E[X]| \geqslant \varepsilon] \leqslant \frac{D[X]}{\varepsilon^2}.$$

Теорема (Закон Больших Чисел в слабой форме). Рассмотрим последовательность $\{X_n\}_n$ случайных независимых величин, что $\mathrm{E}[X_n^2] < \infty$ для любого n.

Обозначим $\mathrm{E}[X_n]=a_n$ и $\mathrm{D}[X_n]=\sigma_n^2$. Если

$$\lim_{n \to \infty} \frac{\sigma_1^2 + \dots + \sigma_n^2}{n^2} = 0,$$

то для всякого $\varepsilon > 0$ выполняется

$$P\left[\left|\frac{X_1+\cdots+X_n}{n}-\frac{a_1+\cdots+a_n}{n}\right|\geqslant \varepsilon\right]\leqslant \frac{\sigma_1^2+\cdots+\sigma_n^2}{n^2\varepsilon^2}.$$

Доказательство. Рассмотрим случайную величину $X = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$

По линейности математического ожидания получаем

$$E[X] = \frac{E[X_1] + \dots + E[X_n]}{n} = \frac{a_1 + \dots + a_n}{n}.$$

Теперь необходимо найди дисперсию случайной величины X:

• Константа из дисперсии выносится с возведением в квадрат, поэтому

$$D[X] = D\left[\frac{X_1 + \dots + X_n}{n}\right] = \frac{D[X_1 + \dots + X_n]}{n^2}.$$

• Так как $\{X_n\}_n$ это последовательность **независимых** случайных величин, дисперсия суммы может быть раскрыта как сумма дисперсий:

$$D[X] = \frac{D[X_1 + \dots + X_n]}{n^2} = \frac{D[X_1] + \dots + D[X_n]}{n^2} = \frac{\sigma_1^2 + \dots + \sigma_n^2}{n^2}.$$

Воспользуемся неравенством Чебышева для случайной величины X и подставим найденное математическое ожидания и дисперсию:

$$P[|X - E[X]| \geqslant \varepsilon] \leqslant \frac{D[X]}{\varepsilon^2} \iff P\left[\left|\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} - \frac{a_1 + \dots + a_n}{n}\right| \geqslant \varepsilon\right] \leqslant \frac{\sigma_1^2 + \dots + \sigma_n^2}{n^2 \varepsilon^2}$$

Закон больших чисел удобно применять, когда X_n это независимые одинаково распределенные случайные величины (с конечным вторым моментом). В частности это означает, что у всех величин одно и то же математическое ожидание и одна и та же математическая дисперсия: $E[X_n] = a$ и $D[X_n] = \sigma^2$.

Тогда дисперсия среднего арифметического $\frac{\mathrm{D}[X_1]+\cdots+\mathrm{D}[X_n]}{n^2}=\frac{\sigma^2}{n}$ стремится к нулю и получаем

$$P\left[\left|\frac{X_1+\cdots+X_n}{n}-a\right|\geqslant \varepsilon\right]\to 0.$$

То есть в каком-то смысле среднее арифметическое приближается к математическому ожиданию.

1.2. Усиленный закон больших чисел Колмогорова (б/д).

Теорема (Усиленный закон больших чисел Колмогорова). Пусть $\{X_n\}_n$ — это последовательность независимых одинаково распределенных случайных величин, у которых есть математическое ожидание и пусть $\mathrm{E}[X_n]=a$. Тогда

$$P\left[\lim_{n\to\infty}\frac{X_1+\cdots+X_n}{n}=a\right]=1.$$

Заметьте, что мы не требуем наличия второго момента, в отличие ЗБЧ в слабой форме. Также, эта сходимость более сильная, так как предел находится внутри условия вероятности, это будет объяснено позже.

1.3. Сходимости случайных величин: почти наверное и по вероятности.

Определение. Последовательность случайных величин X_n сходится к случайной величине X по вероятности, если для любого $\varepsilon > 0$

$$\lim_{n \to \infty} P[|X_n - X| \geqslant \varepsilon] = 0.$$

Записывают в следующем виде: $X_n \xrightarrow{P} X$.

Определение. Последовательность случайных величин X_n сходится к случайной величине X почти наверное, если

$$P[\lim_{n\to\infty} X_n = X] = 1.$$

Записывают в следующем виде: $X_n \xrightarrow{\text{п. н.}} X$.

То есть в законе больших чисел в слабой форме речь идет о сходимости по вероятности, а в усиленном законе больших чисел Колмогорова — о сходимости почти наверное.

Из сходимости почти наверное следует сходимость по вероятности, поэтому усиленный закон больших чисел называется усиленным.

1.4. Взаимосвязь сходимостей по вероятности и почти наверное.

Теорема. Если последовательность случайных величин X_n сходится к X почти наверное, то X_n сходится к X и по вероятности.

Доказательство. Хотим доказать. что $P[|X_n - X| > \varepsilon] \to 0$, что равносильно $P[|X_n - X| < \varepsilon] \to 1$, что мы и будем заказывать.

Переформулируем выражение «множество исходов, что для любого $\varepsilon > 0$ существует N, что для любого n > N выполняется $|X_n - X| < \varepsilon$ » с помощью множеств:

$$\bigcup_{N} \bigcap_{n=N+1}^{\infty} \{w : |X_n - X| < \varepsilon\}.$$

Но это множество включает в себя множество исходов, для которых $\lim X_n = X$:

$$\bigcup_{N} \bigcap_{n=N+1}^{\infty} \{w : |X_n - X| < \varepsilon\} \supseteq \{w : \lim X_n = X\}.$$

Но по условию $P[\lim X_n = X] = 1$, поэтому

$$P\left[\bigcup_{N}\bigcap_{n=N+1}^{\infty} \{w: |X_n - X| < \varepsilon\}\right] = 1.$$

Обозначим
$$B_N = \bigcap_{n=N+1}^{\infty} \{w: |X_n-X|<\varepsilon\}$$
. Тогда

$$B_{N+2} \supseteq B_{N+1} \supseteq B_N \supseteq \cdots \supseteq B_1$$
,

так как чем больше номер множества, тем из меньшего числа пересечения оно состоит.

Из второго модуля про вероятность вложенных событий мы знаем (теорема о непрерывности вероятностных мер), что

$$P\left[\bigcup_{N=1}^{\infty} B_N\right] = \lim_{N \to \infty} P[B_N].$$

Но мы уже доказали, что Р $\left[igcup_{N=1}^{\infty}B_{N}
ight]=1$, тогда

$$P\left[\bigcap_{n=N+1}^{\infty} \{w : |X_n - X| < \varepsilon\}\right] \xrightarrow[N \to \infty]{} 1,$$

Заметим, что вероятность одного множества событий не меньше вероятности пересечения, поэтому о лемме о двух миллиционерах:

$$P[\{w: |X_n - X| < \varepsilon\}] \to 1.$$

- 2. Сходимость случайных величин по распределению. Лемма о достаточном условии сходимости ожиданий функций из заданного семейства от последовательности случайных величин (лемма 2 из лекции 2). Эквивалентное описание сходимости по распределению.
- 3. Абсолютная непрерывность математического ожидания. Теорема Лебега о мажорируемой сходимости. Подстановка сходящейся по вероятности последовательности случайных величин в непрерывную функцию. Взаимосвязь сходимостей по вероятности и по распределению.
- 4. Характеристические функции: определение и свойства. Вычисление характеристической функции нормальной случайной величины. Производные характеристических функций.
- 4.1. Характеристические функции: определение и свойства.

Определение. Пусть X это случайная величина. Тогда характеристическая функция случайной величины X это

$$\varphi_X(t) := \mathbb{E}[e^{itX}] = \mathbb{E}[\cos(t \cdot X)] + i \cdot \mathbb{E}[\sin(t \cdot X)].$$

Теорема (Свойства характеристических функций). У характеристической функции есть следующие свойства:

1. Для любой случайной величины X выполняется $\varphi_X(0)=1$.

- 2. Для любой случайной величины и любого $t \in \mathbb{R}$ выполняется $|\varphi_X(t)| \leqslant 1$.
- 3. Для чисел a и b выполняется

$$\varphi_{aX+b}(t) = e^{itb} \cdot \varphi_X(at).$$

4. Если X_n это последовательность **независимых** случайных величин, то

$$\varphi_{X_1+X_2+\cdots+X_n}(t) = \varphi_{X_1}(t) \cdot \varphi_{X_2}(t) \cdot \cdots \cdot \varphi_{X_n}(t).$$

Доказательство. Для доказательства будем пользоваться следующей формулой:

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}[\cos(t \cdot X)] + i \cdot \mathbb{E}[\sin(t \cdot X)],$$

которая следует из формулы Эйлера $e^{ix} = \cos x + i \cdot \sin x$.

Докажем свойства:

1. Для любой случайной величины X выполняется $\varphi_X(0)=1.$

Проверяется подстановкой:

$$\varphi_X(0) = E[e^{i \cdot 0 \cdot X}] = E[e^0] = E[1] = 1.$$

2. Для любой случайной величины и любого $t \in \mathbb{R}$ выполняется $|\varphi_X(t)| \leqslant 1$.

Рассмотрим случайную величину Y. Знаем, что ее дисперсия неотрицательна, то есть $D[Y] = E[Y^2] - (E[Y])^2 \geqslant 0$, откуда следует, что для любой случайной величины Y справедливо $E[Y^2] \geqslant (E[Y])^2$.

Значение характеристической функции это комплексное число. Квадрат модуля комплексного числа это сумма квадратов его мнимой и действительной частей:

$$|\varphi_X(t)|^2 = (\mathrm{E}[\cos(t \cdot X)])^2 + (\mathrm{E}[\sin(t \cdot X)])^2.$$

С помощью знаний о $E[Y^2] \geqslant (E[Y])^2$ оценим квадрат модуля характеристической функции:

$$|\varphi_X(t)|^2 = (\mathrm{E}[\cos(t \cdot X)])^2 + (\mathrm{E}[\sin(t \cdot X)])^2 \leqslant \mathrm{E}[\cos^2(t \cdot X)] + \mathrm{E}[\sin^2(t \cdot X)] = \mathrm{E}[\cos^2(t \cdot X) + \sin^2(t \cdot X)] = \mathrm{E}[1] = 1.$$

3. Для чисел a и b выполняется

$$\varphi_{aX+b}(t) = e^{itb} \cdot \varphi_X(at).$$

Заметим, что если y это некоторое число, то $\mathrm{E}[y\cdot X]=y\cdot \mathrm{E}[X]$ по линейности математического ожидания.

Запишем по определению:

$$\varphi_{aX+b}(t) = \mathbf{E}[e^{it \cdot aX + it \cdot b}] = \mathbf{E}[e^{it \cdot aX} \cdot e^{it \cdot b}] = e^{it \cdot b} \cdot \mathbf{E}[e^{it \cdot aX}] = e^{it \cdot b} \cdot \varphi_{aX}(t).$$

4. Если X_n это последовательность **независимых** случайных величин, то

$$\varphi_{X_1+X_2+\cdots+X_n}(t) = \varphi_{X_1}(t) \cdot \varphi_{X_2}(t) \cdot \cdots \cdot \varphi_{X_n}(t).$$

Пусть $Y_n = e^{i \cdot t \cdot X_n}$. Тогда $Y_1, \dots Y_n$ это последовательность независимых случайных величин (в силу независимости X_n) и $\mathrm{E}[Y_1 \cdot \dots \cdot Y_n] = \mathrm{E}[Y_1] \cdot \dots \cdot \mathrm{E}[Y_n]$.

Запишем по определению:

$$\varphi_{X_1+X_2+\cdots+X_n}(t) = \mathbb{E}[e^{itX_1+\cdots+itX_n}] = \mathbb{E}[e^{itX_1}\cdots e^{itX_n}] = \mathbb{E}[Y_1+\cdots+Y_n] = \mathbb{E}$$

Вычисление характеристической функции нормальной случайной величины.

Хотим вычислить $\varphi_{\xi}(t)$, где $\xi \sim \mathcal{N}(0,1)$.

Запишем по определению:

$$\varphi_{\xi}(t) = \mathbf{E}[e^{it\xi}] = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} \cos(tx) \exp\left[-x^2/2\right] dx + \frac{i}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} \sin(tx) \exp\left[-x^2/2\right] dx.$$

Заметим, что второе слагаемое $\frac{i}{\sqrt{2\pi}}\int\limits_{-\infty}^{+\infty}\sin(tx)\exp\left[-x^2/2\right]\mathrm{d}x$ равно нулю, так как это интеграл нечетной функции по симметричному промежутку. Тогда

$$\varphi_{\xi}(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} \cos(tx) \exp\left[-x^2/2\right] dx.$$

Возьмем производную по t (считаем, что она берется):

$$\varphi'_{\xi}(t)' = -\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot \sin(tx) \exp\left[-x^2/2\right] dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} \sin(tx) d\left(\exp\left[-x^2/2\right]\right)$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \sin(tx) \exp\left[-x^2/2\right] \Big|_{-\infty}^{+\infty} - \frac{t}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} \cos(tx) \exp\left[-x^2/2\right] dx$$

$$= 0 - \frac{t}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} \cos(tx) \exp\left[-x^2/2\right] dx = -t \cdot \varphi_{\xi}(t).$$

Пришли к дифференциальному уравнению:

$$\varphi'_{\xi}(t) = -t \cdot \varphi_{\xi}(t) \implies \frac{\varphi'_{\xi}(t)}{\varphi_{\xi}(t)} = -t.$$

Интегрируем обе части:

$$\int \frac{\mathrm{d}(\varphi_{\xi}(t))}{\varphi_{\xi}(t)} = \ln|\varphi_{\xi}(t)| + C = \int -t \mathrm{d}t = -\frac{t^2}{2}.$$

Теперь берем экспоненту от обеих частей:

$$\varphi_{\xi}(t) = C' \cdot \exp\left[-t^2/2\right],$$

где C' это некоторая константа.

Про характеристическую функцию мы знаем, что $\varphi_{\xi}(0) = 1$. Тогда

$$\varphi_{\varepsilon}(0) = 1 = C' \cdot \exp[0] = C',$$

откуда находим C'=1.

Тогда характеристическая функция стандартной нормальной величины имеет следующий вид:

$$\varphi_{\xi}(t) = \exp\left[-t^2/2\right].$$

Производные характеристических функций.

Теорема. Пусть X это случайная величина с конечным k-ым моментом ($\mathrm{E}[|X|^k] < \infty$). Тогда φ_X k раз дифференцируема и

$$\varphi_X^{(k)}(0) = i^k \cdot \mathbf{E}[X^k].$$

Доказательство. Докажем для k = 1, для остальных порядков аналогично.

Мы хотим найти производную:

$$\lim_{h_n \to 0} \frac{\varphi_X(t+h_n) - \varphi_X(t)}{h_n} = \lim_{h_n \to 0} \frac{1}{h_n} \cdot \left(\mathbf{E}[e^{i(t+h_n)X}] - \mathbf{E}[e^{itX}] \right) = \lim_{h_n \to 0} E\left[\frac{e^{i(t+h_n)X} - e^{itX}}{h_n} \right] =: \lim_{h_n \to 0} E[g_n],$$

то есть обозначили $g_n = \frac{e^{i(t+h_n)X} - e^{itX}}{h_n}.$ Поймем, что мы знаем про функцию g_n :

• У нее есть поточечный предел:

$$\lim_{n \to \infty} g_n(X) = \left(e^{itX}\right)_t' = iXe^{itX}.$$

• Надо как-то оценить $|g_n|$.

Знаем, что модуль комплексной экспоненты равен 1, то есть $|e^{itX}|=1$. Тогда

$$|g_n(X)| = \left| \frac{e^{itX} \cdot (e^{ih_nX} - 1)}{h_n} \right| = |e^{itX}| \cdot \left| \frac{e^{ih_nX} - 1}{h_n} \right| = \left| \frac{e^{ih_nX} - 1}{h_n} \right| = \left| \frac{e^{ih_nX} - e^{i \cdot 0 \cdot X}}{h_n} \right| = \left(e^{itX} \right)_t'(\xi) = \left| iXe^{i\xi X} \right|$$

для некоторого $\xi \in (0; h_n)$.

Предпоследний переход выполнен по теореме Лагранжа, которая гласит следующее:

$$\exists \xi \in (a; b) : \frac{f'(b) - f'(a)}{b - a} = f'(\xi).$$

Опять же воспользуемся тем, что модуль комплексной экспоненты равен 1:

$$|g_n(X)| = |iXe^{i\xi X}| = |i| \cdot |X| \cdot |e^{i\xi X}| = 1 \cdot |X| \cdot 1 = |X|.$$

Мы получили, что

- $|g_n(X)| \leq |X|$ и $E[|X|] < \infty$ (для этого и нужна конечность моментов);
- $g_n(X) \xrightarrow{\Pi. H.} i \cdot X \cdot e^{itX}$.

Тогда по теореме Лебега предел ожиданий есть ожидание предела:

$$\lim_{n \to \infty} E[g_n(X)] = E[i \cdot X \cdot e^{itX}].$$

Возвращаемся в самое начало:

$$\varphi_X(t)' = \lim_{n \to \infty} g_n = i \cdot \mathbb{E}[X \cdot e^{itX}].$$

- 5. Переформулировка сходимости по распределению в терминах характеристических функций. Однозначность задания распределения случайной величины ее характеристической функцией. Центральная предельная теорема.
- 6. Подстановка сходящейся по распределению последовательности случайных величин в непрерывную функцию. Сходимость суммы и произведения сходящихся по распределению последовательностей случайных величин в случае, когда одна из предельных случайных величин постоянная. Примеры применения: выборочная дисперсия и взаимосвязь с ЦПТ. Теорема о сходимости последовательности вида $\frac{f(a+h_nX_n)-f(a)}{h_n}$ для сходящейся по распределению последовательности X_n . Взаимосвязь с ЦПТ.
- 6.1. Подстановка сходящейся по распределению последовательности случайных величин в непрерывную функцию.

Теорема. Если последовательность случайных величин X_n сходится по распределению к X, то для всякой непрерывной функции f случайные величины $f(X_n)$ сходятся по распределению к f(X).

Доказательство.

Из лекции 2 мы знаем, что

$$X_n \xrightarrow{d} X \Leftrightarrow \forall g \ \mathbb{E} g(X_n) \xrightarrow[n \to \infty]{} \mathbb{E} g(X)$$
, где g – непрерывная, ограниченная функция

 $g \circ f := h$ – непрерыная функция (т.к. композиция непрерывных функция), ограниченная (т.к. g ограниченная)

$$\mathbb{E}g(f(X_n)) = \mathbb{E}h(X_n), \, \mathbb{E}g(f(X)) = \mathbb{E}h(X)$$

Значит из утверждения выше

$$X_n \xrightarrow{d} X \Rightarrow \mathbb{E}h(X_n) \xrightarrow[n \to \infty]{} \mathbb{E}h(X)$$

Снова применяем утверждение

$$\mathbb{E}g(f(X_n)) \xrightarrow[n \to \infty]{} \mathbb{E}g(f(X)) \Rightarrow f(X_n) \xrightarrow{d} f(X)$$

6.2. Сходимость суммы и произведения сходящихся по распределению последовательностей случайных величин в случае, когда одна из предельных случайных величин постоянная.

Лемма. Пусть X, Y, Z случайные величины. Тогда $\forall t \in \mathbb{R} \ \forall \varepsilon > 0$ выполнено

$$P(X + Z \le t - \varepsilon) - P(|Y - Z| \ge \varepsilon) \le P(X + Y \le t) \le P(X + Z \le t + \varepsilon) + P(|Y - Z| \ge \varepsilon)$$

Доказательство.

$$P(X+Y\leqslant t)\leqslant P(X+Y\leqslant t,|Y-Z|\geqslant\varepsilon)+P(X+Y\leqslant t,|Y-Z|\geqslant\varepsilon)\leqslant P(X+Y\leqslant t,|Y-Z|\geqslant\varepsilon)+P(|Y-Z|\geqslant\varepsilon)$$

Расскроем модуль

$$-\varepsilon \leqslant Y - Z \Rightarrow Z - \varepsilon \leqslant Y$$

Подставим вместо Y $Z - \varepsilon$

Событие $X+Z-\varepsilon\leqslant t$ вложено в событие $X+Y\leqslant t\cap |Y-Z|\geqslant \varepsilon$

$$\leq P(X + Z - \varepsilon \leq t) + P(|Y - Z| \geq \varepsilon)$$

Ищем другую оценку

Заменим в получившемся неравенстве Y на Z, Z на Y

$$P(X + Z \le t) \le P(X + Y - \varepsilon \le t) + P(|Z - Y| \ge \varepsilon) =$$

$$= P(X + Y \le t + \varepsilon) + P(|Y - Z| \ge \varepsilon)$$

Обозначим $t + \varepsilon := t$

$$P(X + Z \le t - \varepsilon) \le P(X + Y \le t) + P(|Y - Z| \ge \varepsilon)$$

$$P(X + Y \leqslant t) \geqslant P(X + Z \leqslant t - \varepsilon) - P(|Y - Z| \geqslant \varepsilon)$$

Теорема. Если $X_n \xrightarrow{d} X$ и $Y_n \xrightarrow{d} C = const$ то

$$X_n + Y_n \xrightarrow{d} X + C$$

$$X_n \cdot Y_n \xrightarrow{d} X \cdot C$$

Доказательство. Вспомним доказательство того что

$$Y_n \xrightarrow{d} C = const \Rightarrow Y_n \xrightarrow{p} C$$

$$\lim_{n \to \infty} P(|X_n - C| \ge \varepsilon) = \lim_{n \to \infty} P(X_n - C \ge \varepsilon \text{ or } -X_n + C \ge \varepsilon) \le$$

$$\lim_{n \to \infty} P(X_n - C \ge \varepsilon) + \lim_{n \to \infty} P(X_n \le C - \varepsilon) =$$

$$= 1 - F_{X_n}(\varepsilon + C) + F_{X_n}(C - \varepsilon) = 0$$

Используем лемму

$$P(X_n + C \leqslant t - \varepsilon) - P(|Y_n - C| \geqslant \varepsilon) \leqslant P(X_n + Y_n \leqslant t) \leqslant P(X_n + C \leqslant t + \varepsilon) + P(|Y_n - C| \geqslant \varepsilon)$$
$$F_{X_n}(t - \varepsilon - C) - P(|Y_n - C| \geqslant \varepsilon) \leqslant F_{X_n + Y_n}(t) \leqslant F_{X_n}(t + \varepsilon - C) + P(|Y_n - C| \geqslant \varepsilon)$$

1) $n \to \infty$

Заметим, что мы всегда можем выбрать точки $t - \varepsilon - C, t + \varepsilon - C$ в которых функция F_X непрерывна, т.к. точек разрыва счетное количество, а ε континуальная переменная.

T.K.
$$Y_n \xrightarrow{p} C \Leftrightarrow_{def} \lim_{n \to \infty} P(|Y_n - C| \geqslant \varepsilon) = 0$$

$$F_X(t-\varepsilon-C) \leqslant \underline{\lim}_{n\to\infty} F_{X_n+Y_n}(t) \leqslant \overline{\lim}_{n\to\infty} F_{X_n+Y_n}(t) \leqslant F_X(t+\varepsilon-C)$$

2) $\varepsilon \to 0$

Заметим, что t - C точка непрерывности функции F_X тогда и только тогда, когда t точка непрерывности функции F_{X+C} .

$$F_X(t-C) \leqslant \underline{\lim}_{n \to \infty} F_{X_n+Y_n}(t) \leqslant \overline{\lim}_{n \to \infty} F_{X_n+Y_n}(t) \leqslant F_X(t-C)$$

Так как слева и справа у нас одно и тоже значение $\Rightarrow \exists \lim_{n \to \infty} F_{X_n + Y_n}(t) = F_X(t - C) = F_{X + C}(t)$

1) C = 0

$$\{|X_n \cdot Y_n \geqslant \varepsilon\} \subset \{|X_n| > R\} \cup \{|Y_n| \geqslant \frac{\varepsilon}{R}\}$$

$$P(|X_n \cdot Y_n \geqslant \varepsilon) \leqslant P(|X_n| > R) + P(|Y_n| \geqslant \frac{\varepsilon}{R})$$

$$P(|X_n| \geqslant R) = P(X_n \geqslant R) + P(X_n \leqslant -R) \leqslant P(X_n > \frac{R}{2}) + F_{X_n}(-R) = 1 - F_{X_n}(\frac{R}{2}) + F_{X_n}(-R)$$

$$P(|X_n \cdot Y_n \geqslant \varepsilon) \leqslant P(|X_n| > R) + P(|Y_n| \geqslant \frac{\varepsilon}{R}) \leqslant 1 - F_{X_n}(\frac{R}{2}) + F_{X_n}(-R) + P(|Y_n| \geqslant \frac{\varepsilon}{R})$$

a) $n \to \infty$

$$\overline{\lim}_{n\to\infty} P(|X_n \cdot Y_n \geqslant \varepsilon) \leqslant 1 - F_X(\frac{R}{2}) + F_X(-R) + 0$$

b) $R \to \infty$

 ${\bf R}$ – точка непрерывности F_X

$$0 \leqslant \underline{\lim}_{n \to \infty} P(|X_n \cdot Y_n \geqslant \varepsilon) \leqslant \overline{\lim}_{n \to \infty} P(|X_n \cdot Y_n \geqslant \varepsilon) \leqslant 1 - F_X(\frac{R}{2}) + F_X(-R) \leqslant 0$$
$$\Rightarrow X_n \cdot Y_n \xrightarrow{p} 0 \Rightarrow_{\text{Лекция 1}} X_n \cdot Y_n \xrightarrow{d} 0$$

2) Общий случай

$$X_n(Y_n - C) \xrightarrow{d} 0$$
 по 1)
$$CX_n \xrightarrow{d} CX$$

 $CX+0 \xrightarrow{d} CX$ сумму разбирали выше

6.3. Примеры применения: выборочная дисперсия и взаимосвязь с ЦПТ.

Пример 1(Выборочная дисперсия)

Пусть задана последовательность независимых и одинаково распределенных случайных величин X_j , причем $\mathbb{E} X_j = a$ и $\mathbb{D} X_j = \sigma^2$. Тогда последовательность случайных величин

$$s_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{j=1}^n (X_j - \overline{X_n})^2$$
, где $\overline{X_n} = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$

Проверим это

$$\overline{X_n} \xrightarrow{p} a(3\mathrm{BY})$$

$$s_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{j=1}^n (X_j - \overline{X_n})^2 = \frac{n}{n-1} \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n X_j^2 - \frac{1}{n-1} \left(-2 \sum_{j=1}^n X_j \cdot \overline{X_n} + n \overline{X_n}^2 \right) = \frac{n}{n-1} \left(\frac{1}{n} \sum_{j=1}^n X_j^2 - \overline{X_n}^2 \right)$$

$$\frac{1}{n} \sum_{j=1}^n X_j^2 \xrightarrow{p} \mathbb{E} X_1^2 (3\mathrm{BY})$$

$$\overline{X_n}^2 \xrightarrow{p} (\mathbb{E} X_1)^2$$

$$\frac{n}{n-1} \to 1$$

$$\xrightarrow{p} \mathbb{D} X_1 = \sigma^2$$

$$\mathbb{E} s_n^2 = \frac{n}{n-1} \left(\frac{1}{n} \cdot n \cdot \mathbb{E} X_1^2 - \mathbb{E}(\overline{X_n})^2 \right) =$$

$$\mathbb{E}(\overline{X_n})^2 = \mathbb{E}(\overline{X_n} - a + a)^2 = \mathbb{E}(\overline{X_n} - a)^2 + a^2 - 2a \underbrace{\mathbb{E}(\overline{X_n} - a)}_{0} = a^2 + \mathbb{D}\overline{X_n} = a^2 + \frac{1}{n^2} \mathbb{D}(X_1 + \dots + X_n) = a^2 + \frac{\sigma^2}{n}$$

$$= \frac{n}{n-1} (\sigma^2 + a^2 - a^2 - \frac{\sigma^2}{n}) = \sigma^2$$

Пример 2(Взаимосвязь с ЦПТ)

Обозначения сохранятется с прошлого примера

Хотип показать, что

$$\frac{\sqrt{n}(\overline{X_n}-a)}{\sqrt{s_n^2}}\to Z\sim\mathcal{N}(0,1)$$

$$\frac{\sqrt{n}(\overline{X_n}-a)}{\sqrt{s_n^2}}=\frac{\sqrt{n}(\overline{X_n}-a)}{\sigma}\cdot\sqrt{\frac{\sigma^2}{s_n^2}}$$

$$\frac{\sqrt{n}(\overline{X_n}-a)}{\sigma}\to Z\sim\mathcal{N}(0,1)$$
из лекции 4
$$\sqrt{\frac{\sigma^2}{s_n^2}}\xrightarrow{p}\sqrt{\frac{\sigma^2}{\sigma^2}}=1(\text{Обсуждали выше})$$

$$\frac{\sqrt{n}(\overline{X_n}-a)}{\sqrt{s_n^2}}\to Z\cdot 1\xrightarrow{d} Z\sim\mathcal{N}(0,1)$$

Значит

6.4. Теорема о сходимости последовательности вида $\frac{f(a+h_nX_n)-f(a)}{h_n}$ для сходящейся по распределению последовательности X_n .

Теорема. Пусть $a, h_n \in \mathbb{R}, h_n \to 0$ и f непрерывная на \mathbb{R} и дифференцируемая в точке а функция. Если последовательность случайных величин $X_n \stackrel{d}{\to} X$, то

$$\frac{f(a+h_nX_n)-f(a)}{h_n} \xrightarrow{d} f'(a)X$$

Доказательство. Введем функция

$$g(x) = \begin{cases} \frac{f(a+x) - f(a)}{x} & x \neq 0\\ f(a) & x = 0 \end{cases}$$

g – непрерывная

$$h_n \xrightarrow{d} 0$$
$$X_n \xrightarrow{d} X$$

 $h_n X_n \xrightarrow{d} 0$ (теорема про произведения) \Rightarrow

$$g(h_n X_n) \xrightarrow{d} g(0)$$
(первая теорема в билете $6) = f^{'}(a)$

$$\frac{f(a+h_nX_n)-f(a)}{h_n}=X_n\cdot g(h_nX_n)=X_n\cdot \frac{f(a+h_nX_n)-f(a)}{h_nX_n}\xrightarrow{d} f^{'}(a)X(\text{ теорема про произведения})$$

6.5. Взаимосвязь с ЦПТ.

Пример

Обозначения сохранятется с прошлого примера

Пусть задана последовательность независимых и одинаково распределенных случайных величин X_j , причем $\mathbb{E}X_j=a$ и $\mathbb{D}X_j=\sigma^2>0$. Если f дифференцируемая функция, то

$$\sqrt{n}(f(\overline{X_n}) - f(a)) \xrightarrow{d} Y \sim \mathcal{N}(0, q^2), \ q = \sigma f'(a)$$

Докажем это

Введем

$$Z_n = \frac{\sqrt{n}(\overline{X_n} - a)}{\sigma} \xrightarrow{d} Z \sim \mathcal{N}(0,1)$$

Тогда

$$\frac{\sqrt{n}(f(\overline{X_n}) - f(a))}{\sigma} = \frac{f(a + \frac{\sigma}{\sqrt{n}}Z_n) - f(a)}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \xrightarrow{d} f'(a)Z$$

$$\sqrt{n}(f(\overline{X_n}) - f(a)) = \sigma \cdot \frac{\sqrt{n}(f(\overline{X_n}) - f(a))}{\sigma} \xrightarrow{d} \sigma f'(a)Z \sim \mathcal{N}(0, q^2)$$

- 7. Неравенство типа Хефдинга-Чернова. Пример применения.
- 8. Многомерная характеристическая функция. Сходимость по распределению последовательности случайных векторов. Эквивалентное описание сходимости по распределению через сходимость характеристических функций (без доказательства). Независимость случайных величин в терминах характеристической функции совместного распределения. Матрица ковариаций, смысл задаваемой ей билинейной формы, ее изменение при линейных преобразованиях. Многомерная ЦПТ.
- 9. Многомерное нормальное распределение. Свойства нормального вектора: линейный образ нормального распределения нормален, характеризация через одномерные распределения, значение параметров нормального вектора, равносильность независимости и некоррелированности компонент. Представление нормального вектора, как линейный образ стандартного нормального вектора, ортогонализация. Плотность нормального вектора.
- 10. Условное математическое ожидание в дискретном случае относительно разбиения и относительно случайной величины. Основные свойства: линейность, монотонность, формула полной вероятности, условное ожидание величины, независимой с разбиением, вынесение случайной величины из под знака условного ожидания. Эквивалентное определение условного математического ожидания и геометрическая интерпретация.
- 11. Условное математическое ожидание в общем случае: определение и свойства. Формула для вычисления условного математического ожидания при известной плотности совместного распределения, условная плотность. Аналог фомрулы Байеса.