

ТВ и МС | Список по МС

Сходимость случайных величин

Последовательность случайных величин $X_1,X_2,...$ сходится к X по вероятности, $X_n \stackrel{P}{\longrightarrow} X$, если $orall \epsilon>0: P(|X_n-X|>\epsilon) o 0$ при $n o \infty$.

Последовательность случайных величин $X_1,X_2,...$ сходится слабо к случайной величине X, $X_n\Rightarrow X$, если для каждой точки непрерывности функции распредления $F_X(t)$ имеет место сходимость $F_{X_n}(t)\to F_X(t)$ при $n\to\infty$.

Закон больших чисел

Для любой последовательности $X_1, X_2, ...$ независимых и одинаково распределенных случайных величин с конечным вторым моментом (или конечной дисперсией) $EX_1^2 < \infty$ имеет место сходимость:

$$\frac{X_1+...+X_n}{n} \stackrel{P}{\longrightarrow} EX_1.$$

Центральная предельная теорема

Для любой последовательности $X_1, X_2, ...$ независимых и одинаково распределенных случайных величин с конечной и ненулевой дисперсией $0 < DX_1 < \infty$ имеет место сходимость:

$$rac{S_n - nEX_1}{\sqrt{nDX_1}} \Rightarrow N_{0,1},$$

$$S_n$$
 - сумма $X_1+...+X_n.$

1. Определение выборки.

Выборка $(X_1,...,X_n)$ это набор значений случайной величины X, полученный в результате n независимых воспроизведений эксперимента.

2. Определение вариационного ряда, k-ой порядковой статистики.

Если упорядочить элементы выборки по возрастанию, то полученный набор случайных величин называется **вариационным рядом**

$$X_{(1)} \le X_{(2)} \le ... \le X_{(n)}$$

Случайная величина $X_{(k)}$ называется **k-ой порядковой статистикой.**

3. Определение статистики (оценки).

Статистика - любая функция от выборки.

Оценкой неизвестного параметра heta называется любая функция от выборки $heta^* = g(X_1,...,X_n)$ в том или ином смысле приближающая heta.

4. Определение несмещенной оценки.

Оценка $heta^*$ называется **несмещенной**, если $E heta^*= heta$.

5. Определение состоятельной оценки.

Оценка $heta^*$ называется **состоятельной**, если $heta^* \stackrel{P}{\longrightarrow} heta$ при $n \to \infty$.

6. Определение эмпирической функции распределения.

Эмпирической функцией распределения называется

$$F_n^*(y) = rac{
u(y)}{n},$$

где u(y) - число наблюдений X_i таких, что $X_i < y$.

7. Свойства эмпирической функции распределения.

- 1. Является случайной величиной.
- 2. Для любого $y{:}\;F^*(y) o F(y)$ при $n o \infty.$

8. Как определяется выборочный первый момент (второй, третий и т.д.)?

Выборочный момент порядка к определяется формулой:

$$\overline{X^k} = rac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k.$$

9. Как определяется выборочная дисперсия (смещенная и несмещенная)?

Смещенной выборочной дисперсией называется величина:

$$S^2=rac{1}{n}\sum_{i=1}^n(X_i-\overline{X})^2.$$

Несмещенной выборочной дисперсией называется величина:

$$S_0^2 = \frac{n}{n-1}S^2$$
.

10. К чему (и как) сходится выборочный первый момент, выборочный второй момент, выборочная дисперсия (смещенная и несмещенная), эмпирическая функция распределения при росте объема выборки?

Первый, второй выборочные моменты сходятся по вероятности к первым и вторым моментам X соответственно.

Выборочная дисперсия (смещенная и несмещенная) также сходится по вероятности к дисперсии X.

Эмпирическая функция распределения также сходится по вероятности к F(y).

11. Чему равно математическое ожидание выборочного первого момента, второго момента, выборочной дисперсии (смещенной и несмещенной), эмпирической функции распределения?

 $E\overline{X^k}=lpha_k$ (выборочные моменты - несмещенные оценки теоретических)

$$ES^2=rac{n-1}{n}DX_1 \ ES_0^2=DX_1 \ E(F_n^*(t))=F(t)$$

12. Сформулировать теорему Гливенко-Кантелли.

Пусть $X \sim F$, тогда при $n o \infty$

$$\sup_{y}|F_{n}^{st}(y)-F(y)|\overset{P}{\longrightarrow}0.$$

13. Определение ОММ.

Пусть $g(X_i)$ есть некоторая числовая функция $\mathbb{R} o \mathbb{R}.$

Пусть
$$m_g(heta_g^*) = Eg(X_i)$$
.

Оценкой метода моментов называется такое значение $\theta_g^* = \theta_g^*(\vec{X})$, при котором теоретическое среднее выборки $\vec{g}(X)$ совпадает с выборочным средним:

$$m_g(heta_q^*) = \overline{g(X)},$$

то есть ОММ является решением уравнения относительно неизвестного θ_g^* .

14. Сформулировать теорему о состоятельности ОММ.

Если $m_g(\theta) = Eg(X_i)$ непрерывна и строго монотонна, то оценка по методу моментов состоятельна.

15. Определение ОМП.

Функцией правдоподобия для выборки $ec{X}$ называется функция

$$\Pi(heta) = \Pi(ec{X}, heta) = \prod_{i=1}^n f(X_i, heta),$$

где
$$f(X_i, heta) = egin{cases} f_{X_i}(t), ext{ при непрерывном распределении} \ P(X_i = t), ext{ при дискретном распределении}. \end{cases}$$

Оценкой максимального правдоподобия называется такое значение параметра $\theta = \hat{\theta}(\vec{X})$, при котором функция правдоподобия принимает наибольшее значение, то есть

$$\Pi(ec{X},\hat{ heta}) = \max_{ heta \in \Theta} \Pi(ec{X}, heta).$$

16. Найти ОММ для параметров основных распределений (для распределения Бернулли, Пуассона, геометрического, биномиального при известном числе испытаний, равномерного, показательного, нормального распределение при известных и неизвестных параметрах).

1. Бернулли
$$p^*=\overline{X}$$

- 2. Пуассона $\lambda^* = \overline{X}$
- 3. Геометрическое $heta^*=rac{1}{X}$
- 4. Биномиальное $p^*=rac{\overline{X}}{m}$ при известном m
- 5. Равномерное $U_{[0,a]} \ a^* = 2 \overline{X}$
- 6. Показательное $\lambda^* = \frac{1}{\overline{X}}$
- 7. Нормальное (при неизвестных)

1.
$$a^* = \overline{X}$$

2.
$${\sigma^2}^*=S^2$$

17. Найти ОМП для параметров основных распределений (для распределения Бернулли, Пуассона, геометрического, биномиального при известном числе испытаний, равномерного, показательного, нормального распределение при известных и неизвестных параметрах).

- 1. Бернулли $\hat{p}=\overline{X}$
- 2. Пуассона $\hat{\lambda} = \overline{X}$
- 3. Геометрическое $heta^* = rac{1}{\overline{X}}$ (вроде также)
- 4. Биномиальное $\hat{p}=rac{\overline{X}}{m}$ при известном m
- 5. Равномерное $U_{[0,a]}\ \hat{a}=\max X_1,...,X_n$
- 6. Показательное $\hat{\lambda} = \frac{1}{\overline{X}}$
- 7. Нормальное (при неизвестных)

1.
$$\hat{a} = \overline{X}$$

2.
$$\hat{\sigma}^2=S^2$$

18. Когда одна из оценок не хуже (лучше) в среднеквадратическом смысле другой оценки.

Оценка $heta_1^*$ **лучше**, чем $heta_2^*$, если при всех значениях heta

$$E(\theta_1^* - \theta)^2 \le E(\theta_2^* - \theta)^2$$

и хотя бы при одном значении θ неравенство является строгим (иначе **не хуже**).

19. Как сравнить две несмещенные оценки в среднеквадратическом смысле?

Найти их дисперсии и сравнить.

Или найти их вторые моменты и сравнить.

20. Определение эффективной оценки в классе всех несмещенных оценок.

Оценка с минимальной дисперсией среди всех несмещенных называется эффективной.

21. Определение доверительного интервала (точного, асимптотического).

Доверительным интервалом уровня $1-\epsilon$ для неизвестного параметра θ называется интервал $(A(\vec{X}), B(\vec{X}))$, такой, что

$$P(A < \theta < B) \ge 1 - \epsilon$$

Доверительный интервал называют асимптотическим, если

$$\lim_{n \to \infty} P(A < \theta < B) \ge 1 - \epsilon$$

Доверительный интервал называют **точным**, если знак неравенства можно заменить на знак равенства (в обоих случаях).

22. Схема построения ДИ (точного, асимптотического).

- 1. Строим некую функцию $G(ec{X}, heta) \sim H_n$, где H_n известно.
- 2. $P(t_1 < G < t_2) = 1 \epsilon, t_1, t_2$ квантили.
- 3. Решаем двойное неравенство в вероятности для heta.

Для асимптотического - G должна стремиться к $\eta \sim H_n.$

23. Определение распределения Хи-квадрат, Стьюдента, Фишера.

Говорят, что с. в. Z имеет распределение χ^2 с m степенями свободы, если

$$Z=\xi_1^2+...+\xi_m^2$$
, где $\xi_i\sim N_{0,1}$, независимы, $i=1,...,m$.

Говорят, что с. в. Y имеет распределение Стьюдента с m степенями свободы, если

$$Y=rac{\xi_0}{\sqrt{rac{\xi_1^2+...+\xi_m^2}{m}}}$$
, где $\xi_i\sim N_{0,1}$, независимы, $i=0,...,m$. (T_m)

Говорят, что с. в. Y имеет распределение Фишера с m и k степенями свободы, если

$$Y=rac{Z_1/m}{Z_2/k}$$
, где $Z_1\sim \chi_m^2$ и $Z_2\sim \chi_k^2$, независимы. ($F_{m,k}$)

24. Сформулировать лемму Фишера, следствия из леммы Фишера.

Лемма Фишера. Пусть случайные величины $\vec{X}=(X_1,...X_n)$ независимы, $X_i\sim N_{0,1}$, i=1,...,n, и $\vec{Y}=A\vec{X}$, A - ортогональная матрица. Тогда для любого r=1,...,n-1

$$X_1^2+...+X_n^2-Y_1^2-...-Y_r^2\sim \chi_{n-r}^2$$

и эта случайная величина не зависит от $Y_1,...,Y_r.$

Следствия. $ec{X} \sim N_{a.\sigma^2}$, тогда:

- 1. $rac{\overline{X}-a}{\sigma}\sqrt{n}\sim N_{0,1}$
- 2. $\frac{nS^2}{\sigma^2}\sim\chi^2_{n-1}$
- 3. \overline{X} и S^2 независимы.

25. Сформулировать теорему Фишера (4 утверждения).

Следствие основного следствия леммы Фишера.

1)
$$\sqrt{n}\frac{\overline{X}-\alpha}{\sigma}$$
 имеет стандартное нормальное распределение (для α при σ известном);

2)
$$\sum_{i=1}^{n} \left(\frac{X_i - a}{\sigma} \right)^2$$
 имеет распределение H_n (для σ^2 при а известном);

3)
$$\sum_{i=1}^{n} \left(\frac{X_i - \overline{X}}{\sigma} \right)^2 = \frac{(n-1)S_0^2}{\sigma^2}$$
 имеет распределение H_{n-1} (для σ^2 при α неизвестном);

4)
$$\sqrt{n} \frac{\overline{X} - \alpha}{\sqrt{S_0^2}} = \sqrt{n} \frac{\overline{X} - \alpha}{S_0}$$
 имеет распределение T_{n-1} (для α при σ неизвестном).

1.
$$\sum_{i=1}^{n} (\frac{X_i - a}{\sigma})^2 = \frac{nS_1^2}{\sigma^2} \sim \chi_n^2$$

2.
$$\frac{nS^2}{\sigma^2}\sim\chi^2_{n-1}$$

3.
$$\sqrt{n}(rac{\overline{X}-a}{\sigma})\sim N_{0,1}$$

4.
$$\sqrt{n}(rac{\overline{X}-a}{S_0})\sim T_{n-1}$$

26. Выписать доверительные интервалы для параметров нормального распределения при известных и неизвестных параметрах математического ожидания и дисперсии (таких ДИ четыре штуки).

Для a, σ^2 известно:

$$P(\overline{X}- au_{1-\epsilon/2}rac{\sigma}{\sqrt{n}}< a<\overline{X}+ au_{1-\epsilon/2}rac{\sigma}{\sqrt{n}})=1-\epsilon$$
, квантиль $N_{0,1}$

Для a, σ^2 неизвестно:

$$P(\overline{X}-trac{S_0}{\sqrt{n}} < a < \overline{X}+trac{S_0}{\sqrt{n}}) = 1-\epsilon$$
, $t=- au_{\epsilon/2}$, квантиль T_{n-1}

Для σ^2 , a известно

$$P\left(rac{\sum_{i=1}^n(X_i-a)^2}{q_2}<\sigma^2<rac{\sum_{i=1}^n(X_i-a)^2}{q_1}
ight)=1-\epsilon$$
 , $\chi^2_n(q_1)=\epsilon/2,\quad \chi^2_n(q_2)=1-\epsilon/2$

Для σ^2 , a неизвестно

$$P\left(rac{nS^2}{q_2}<\sigma^2<rac{nS^2}{q_1}
ight)=1-\epsilon$$
 , $\chi^2_{n-1}(q_1)=\epsilon/2,\quad \chi^2_{n-1}(q_2)=1-\epsilon/2$

27. Определение гипотезы (простой гипотезы, сложной гипотезы).

Гипотеза - любое суждение о неизвестном распределении.

Гипотеза называется **простой**, если она однозначно определяет распределение выборки. Иначе - **сложной**.

28. Определение критерия.

$$H_1,...,H_m$$
 - гипотезы.

Критерием называется отображение $\delta: \mathbb{R}^n o 1,...,m$. Это правило, по которому выбирается одна из гипотез.

29. Определение вероятностей ошибок і-го рода.

Вероятность **ошибки первого рода** - вероятность отвергнуть верную основную гипотезу.

Вероятность ошибки второго рода - вероятность принять неверную основную гипотезу.

30. Определение мощности, состоятельности в критериях согласия.

Если eta_2 - вероятность ошибки 2 рода, то число $1-eta_2$ называется **мощностью** критерия.

Если мощность критерия стремится к 1, то есть вероятность ошибки 2 рода стремится к 0, то критерий называется **состоятельным**.

Вероятность ошибки первого рода также называется размером критерия.

31. Общий вид критериев согласия. Какие два условия накладываются на статистику в критериях согласия.

Пусть
$$ec{X} \sim F$$

$$H_0 = \{F = F_0\}$$

$$H_a = \{F
eq F_0\}$$

Нужно придумать $d(F_0, F_n^*)$, такое, что:

- 1. При верной $H_0: d(F_0,F_n^*) \Rightarrow \eta \sim G$, известное
- 2. При верной $H_a:d(F_0,F_n^*) o\infty$

Тогда критерием согласия называется критерий:

$$\delta = egin{cases} 0, & d(F_0, F_n^*) < c \ 1, & d(F_0, F_n^*) \geq c \end{cases}$$

где $G(c) = 1 - \epsilon$.

32. Сформулировать теорему Колмогорова, теорему Пирсона.

Теорема Колмогорова. Пусть $X \sim F$, F - непрерывна. Если

$$d = \sup_y |F_n^*(y) - F(y)|$$

то для любого y>0 при $n o\infty$

$$P(\sqrt{n}d < y) = \mathcal{K}(y),$$

 $\mathcal{K}(y)$ - функция Колмогорова, табулированная.

или

$$\sqrt{n} \sup_{y} |F_n^*(y) - F(y)| \Rightarrow \mathcal{K}$$

Теорема Пирсона.

 $X\sim F$, проверяются гипотезы как обычно.

Разобьем область возможных значений X_1 на k неперескающихся промежутков Δ_i .

$$p_j = P_{H_0}(X_1 \in \Delta_j),$$

 u_j - число наблюдений, попавших j-ый промежуток,

$$\Psi_n = \sum_{i=1}^k rac{(
u_j - np_j)^2}{np_j}$$

Если $0 < p_i < 1$ при всех i=1,...,k, то для любого y>0, при верной H_0

$$\Psi_n \Rightarrow \eta \sim \chi^2_{k-1}.$$

33. Выписать критерий Колмогорова.

$$\Psi_n = \sqrt{n} \sup_y |F_n^*(y) - F(y)|$$

$$\int_{\mathcal{C}} 0, \quad \Psi_n < c$$

$$\delta = egin{cases} 0, & \Psi_n < c \ 1, & \Psi_n \geq c \end{cases}$$

где
$$\mathcal{K}(c) = 1 - \epsilon$$
.

34. Выписать критерий Хи-квадрат (Пирсона).

$$\Psi_n = \sum_{i=1}^k rac{(
u_j - np_j)^2}{np_j}$$

$$\delta = egin{cases} 0, & \Psi_n < c \ 1, & \Psi_n \geq c \end{cases}$$

где
$$\chi^2_{k-1}(c)=1-\epsilon.$$

35. Сформулировать теорему Стьюдента (для критерия Стьюдента о равенстве средних), теорему Фишера (для построения критерия Фишера о равенстве дисперсий).

Теорема Стьюдента. (если средние совпадают) n,m - размеры независимых (нормальных) выборок X,Yсоответственно.

$$rac{\overline{X}-\overline{Y}}{\sqrt{1/n+1/m}\sqrt{rac{nS_X^2+mS_Y^2}{n+m-2}}}\sim T_{n+m-2}$$

Теорема Фишера. n,m - размеры независимых нормальных выборок X,Y соответственно, тогда (если дисперсии совпадают)

$$rac{S_0^2(ec{X})}{S_0^2(ec{Y})} \sim F_{n-1,m-1}$$

36. Выписать критерий Стьюдента.

au - квантиль данного распределения.

$$egin{aligned} d &= rac{\overline{X} - \overline{Y}}{\sqrt{1/n + 1/m} \sqrt{rac{nS_X^2 + mS_Y^2}{n + m - 2}}} \sim T_{n + m - 2} \ \delta &= egin{cases} 0, & |d| < au_{1 - \epsilon/2} \ 1, & |d| \geq au_{1 - \epsilon/2} \end{aligned}$$

37. Выписать критерий Фишера.

f - квантиль данного распределения.

$$d = rac{S_0^2(X)}{S_0^2(Y)} \sim F_{n-1,m-1}$$

$$\delta = egin{cases} 0, & f_{\epsilon/2} < d < f_{1-\epsilon/2} \ 1, & ext{иначе} \end{cases}$$

38. Дать определение реально достигнутого уровня значимости.

Реально достигнутым уровнем значимости называется число $\epsilon^* = P_{H_0}(d(F_n^*,F_0) > ilde{d}).$

 $ilde{d}$ - полученное значение статистики.

Если РДУЗ мал, то отвергаем H_0 .

Если РДУЗ близок к 1, то принимаем H_0 .