

ПРАКТИЧЕСКОЕ ЗАНЯТИЕ № 7

Тема: Проверка статистических гипотез. Критерий Фишера. Непараметрические критерии

1. Статистическая проверка гипотез.
2. Проверка гипотез для дисперсий. Критерий Фишера.
3. Непараметрические критерии.
4. Критерий знаков.

Статистическая проверка гипотез

Терминология

Статистические методы используют для описания данных и для оценки статистической значимости результатов опыта. **Ни одно исследование не обходится без сравнений.** Сравнивают данные опыта с контролем и т.п. Методы оценки статистической значимости различий называют **критериями**. **Критерий** – это и сам метод и та величина, которая получается в результате его применения. Методов существует множество, но все они построены по одному принципу.

Итак, обратимся ко второму направлению математической статистики—проверке статистических гипотез.

Статистическая гипотеза – это любое предположение о виде неизвестного распределения или о параметрах известных распределений. Статистическая гипотеза - это всякое высказывание о генеральной совокупности, проверяемое по выборке.

Гипотезы будем обозначать буквой H с индексами. Будем предполагать, что у нас имеется 2 непересекающиеся гипотезы H_0 и H_1 . H_0 – нулевая гипотеза (или основная). H_1 - альтернативная или конкурирующая гипотеза.

Сначала формулируют нулевую гипотезу, то есть предполагают, что исследуемые факторы не оказывают никакого влияния на исследуемую величину и полученные различия случайны. Нулевая гипотеза (H_0) всегда отвергает эффект. Например, разность средних равна нулю. Нулевая гипотеза формулируется всегда относительно генеральной совокупности (популяции) – она более интересна, чем выборка.

Затем формулируют альтернативную гипотезу (H_1), которая принимается, если нулевая гипотеза неверна. Она относится к той теории, которую собираются исследовать.

Проверка гипотез – это определение аргументов против гипотезы.

Задача проверки статистических гипотез состоит в том, чтоб на основе выборки $x_1, x_2, x_3, \dots, x_n$ принять (т.е. считать справедливой) либо нулевую гипотезу H_0 , либо конкурирующую гипотезу H_1 .

Для проверки принятой гипотезы используют *статистический критерий* – это правило, позволяющее, основываясь только на выборке $x_1, x_2, x_3, \dots, x_n$, принять либо отвергнуть нулевую гипотезу H_0 . Величина рассчитываемого критерия количественно отражает аргументы в наборе данных против нулевой гипотезы. Обычно чем больше по модулю значение критерия, тем сильнее эти аргументы.

Значение критерия, полученное из выборки, связывают с уже известным распределением (теоретическим или табличным), которому оно подчиняется, чтобы определить достигнутый уровень значимости (α). Значение α - это максимально приемлемая вероятность, отвергающая нулевую гипотезу, если она верна, и тогда можно сказать, что результаты значимы на 5% уровне.

Чем меньше значение α , тем сильнее аргументы против нулевой гипотезы. Обычно полагают, что $\alpha \leq 0,05$. Это значит, что аргументов достаточно, чтобы отвергнуть нулевую гипотезу, хотя есть небольшой шанс, что она справедлива (рис. 7.1). Значение α - это площадь обоих "хвостов" на графике распределения вероятностей.

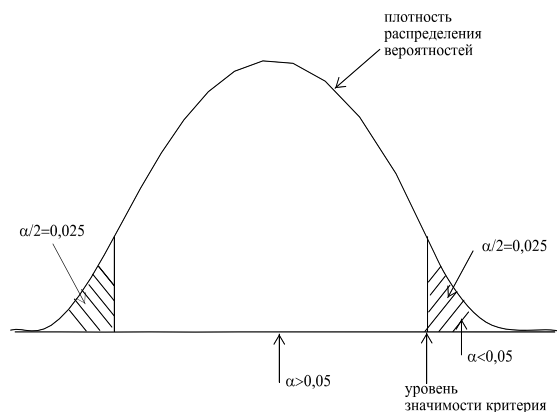


Рис.7.1. Достигнутый уровень значимости $\alpha \leq 0,05$

Когда отвергают нулевую гипотезу, то говорят, что результаты эксперимента статистически значимы на уровне $\alpha \leq 0,05$ (5%).

Если $\alpha > 0,05$, то аргументов недостаточно, чтобы отвергнуть H_0 . В этом случае говорят, что результаты статистически незначимы на уровне $\alpha \leq 0,05$. Это не означает, что нулевая гипотеза истинна. Просто недостаточно аргументов, чтобы ее отвергнуть.

Различают два вида критериев: параметрические и непараметрические.

Параметрические критерии представляют собой функции параметров данной совокупности и используются, если совокупности, из которых взяты выборки, подчиняются нормальному закону распределения.

Часто данные не подчиняются предположениям, которые лежат в основе этих методов. В этом случае можно использовать непараметрические критерии.

Непараметрические критерии применяются, если нет подчинения распределения нормальному закону. Эти критерии обычно заменяют данные выборок знаками (плюс или минус) рангами (т.е. числами 1; 2; 3; ..., описывающими их положение в упорядоченном наборе данных), категориями и т.п. Непараметрический критерий можно использовать, если объем выборки небольшой настолько, что невозможно оценить закон распределения данных. Но непараметрические критерии обладают меньшей мощностью в обнаружении реального эффекта, чем аналогичный параметрический критерий.

Общая постановка задачи проверки гипотез

1. **Формулируют (выдвигают) нулевую гипотезу H_0** об отсутствии различий между группами, об отсутствии существенно отличия фактического распределения от некоторого заданного, например, нормального, экспоненциального и др.

Сущность нулевой гипотезы H_0 : разница между сравниваемыми генеральными параметрами равна нулю, и различия, наблюдаемые между выборочными характеристиками, носят случайный характер, т.е. эти выборки принадлежат одной генеральной совокупности.

2. **Формулируют альтернативную гипотезу H_1 .**

1. **Задают уровень значимости α** . Уровень значимости α - это вероятность ошибки отвергнуть нулевую гипотезу H_0 , если на самом деле эта гипотеза верна. При $\alpha \leq 0,05$ ошибка возможна в 5% случаев.

2. **Для проверки нулевой гипотезы используют критерии.**

Критерий – это случайная величина K , которая служит для проверки H_0 . Эти функции распределения известны и табулированы. Критерий зависит от двух параметров: от числа степеней свободы и от уровня значимости α .

Фактическую величину критерия получают по данным наблюдения $K_{набл}$.

5. **По таблице определяют критическое значение**, превышение которого при справедливости гипотезы маловероятно $K_{крит}(\alpha, f)$.

6. **Сравнивают $K_{набл}$ и $K_{крит}(\alpha, f)$.**

Если $K_{набл} > K_{крит}(\alpha, f)$, то отвергают H_0 и принимают H_1 .

Если $K_{набл} < K_{крит}(\alpha, f)$, то принимают H_0 .

Это для параметрических критериев.

Если использованы непараметрические критерии, то наоборот: если $K_{набл} < K_{крит}(\alpha, f)$, то принимают H_1 .

7. **Вывод:** различие статистически значимо ($\alpha \leq 0,05$) или незначимо.

Проверка гипотез для дисперсий

Пусть генеральные совокупности X_1 и X_2 распределены нормально. По независимым выборкам объемов n_1 и n_2 , извлеченным из этих совокупностей, найдены исправленные выборочные дисперсии $S_{x_1}^2$ и $S_{x_2}^2$. Требуется сравнить эти дисперсии. При заданном уровне значимости α , надо проверить нулевую гипотезу о равенстве генеральных дисперсий нормальных совокупностей.

1. $H_0: \sigma_{x_1}^2 = \sigma_{x_2}^2$.

2. $H_1: \sigma_{x_1}^2 \neq \sigma_{x_2}^2$.

3. В качестве критерия проверки нулевой гипотезы о равенстве генеральных дисперсий используем случайную величину F , равную отношению большей исправленной выборочной дисперсии к меньшей $F_{набл} = \frac{S_{б}^2}{S_{м}^2}$.

4. Величина F , при условии справедливости нулевой гипотезы, имеет распределения Фишера-Снедекора со степенями свободы $f_1 = n_1 - 1$ и $f_2 = n_2 - 1$, где n_1 – объем выборки, по которой вычислена большая выборочная дисперсия, n_2 – объем выборки, по которой вычислена меньшая выборочная дисперсия.

Из таблиц находим $F_{крит}(\alpha, f_1, f_2)$.

5. Сравниваем $F_{крит}$ и $F_{набл}$:

Если $F_{набл} < F_{крит}(\alpha, f_1, f_2) \Rightarrow H_0$, генеральные дисперсии различаются незначимо.

Пример 7.2. По двум независимым выборкам объемов $n_1 = 12$ и $n_2 = 15$, извлеченным из нормальных генеральных совокупностей x_1 и x_2 найдены исправленные выборочные дисперсии $S_{x_1}^2 = 11,41$ и $S_{x_2}^2 = 6,52$. При уровне значимости $\alpha \leq 0,05$ проверить нулевую гипотезу о равенстве генеральных дисперсий $H_0: \sigma_{x_1}^2 = \sigma_{x_2}^2$.

Р е ш е н и е . Конкурирующая гипотеза: $H_1: \sigma_{x_1}^2 > \sigma_{x_2}^2$;

$$F_{набл} = \frac{S_{б}^2}{S_{м}^2}; F_{набл} = \frac{11,41}{6,52} = 1,75;$$

$$F_{крит}(\alpha \leq 0,05, f_1 = n_1 - 1 = 12 - 1 = 11, f_2 = 15 - 1 = 14) = 2,57;$$

$F_{набл} < F_{крит}(\alpha, f_1; f_2) \Rightarrow H_0$ – нет оснований отвергать нулевую гипотезу о равенстве генеральных дисперсий. Значит, можно применять и критерий Стьюдента для сравнения средних.

Пример 7.3. По двум независимым малым выборкам объемов $n_1 = 5$ и $n_2 = 6$, извлеченным из нормальных генеральных совокупностей X_1 и X_2 , найдены выборочные средние $\bar{x}_1 = 8,3$ и $\bar{x}_2 = 7,48$ и выборочные дисперсии

$S_{x_1}^2 = 0,25$ и $S_{x_2}^2 = 0,108$. При уровне значимости $\alpha \leq 0,05$ проверить нулевую гипотезу $H_0: M(X_1) = M(X_2)$.

Р е ш е н и е . Так как выборочные дисперсии различны, проверим предварительно нулевую гипотезу о равенстве генеральных дисперсий, пользуясь критерием Фишера-Снедекора. Найдем отношение большей исправленной дисперсии к меньшей:

$$F_{набл} = \frac{0,25}{0,108} = 2,31.$$

По таблице при $\alpha \leq 0,05$ и числам степеней свободы $f_1 = 5 - 1 = 4$ и $f_2 = 6 - 1 = 5$, находим критическую точку $F_{крит}(\alpha \leq 0,05, f_1 = 4, f_2 = 5) = 5,19$.

$F_{набл} < F_{крит}(\alpha, f_1, f_2) \Rightarrow H_0$ – нет оснований отвергать нулевую гипотезу о равенстве генеральных дисперсий. Теперь можно сравнить средние.

Вычислим наблюдаемое значение критерия Стьюдента:

$$t_{набл} = 3,87.$$

По таблице находим критическую точку:

$$t_{крит}(\alpha \leq 0,05, f = 5 + 6 - 2 = 9) = 2,26.$$

Так как $t_{набл} > t_{крит}(\alpha, f) \Rightarrow H_1$ – выборочные средние различаются значимо.

Непараметрические критерии

Это функции, зависящие непосредственно от вариант данной совокупности с их частотами. Служат для проверки рабочих гипотез независимо от формы распределения совокупностей, из которых взяты сравниваемые выборки. Непараметрические критерии рассматривают не только количественные, но и качественные признаки, многие из которых выражаются порядковыми номерами, рангами, индексами и пр.

Например, ***критерий знаков, критерий Уилкоксона-Манна-Уитни.***

Критерий знаков

Рассмотрим критерий знаков.

Требования:

- 1) законы распределения X и Y предполагаются неизвестными, но одинаковыми;
- 2) объем выборок ≈ 100 и больше и одинаков.

Критерий знаков применяют для проверки нулевой гипотезы H_0 : совокупности, из которых взяты сравниваемые выборки, имеют одну и ту же или одинаковые функции распределения

Вводится величина $z_i = x_i - y_i$. Значения этой разности меняются от опыта к опыту по величине и знаку. Если влияние фактора незначимо, то вероятно появление как положительных n_+ , так и отрицательных n_- . Из этих величин выбирают наименьшее $n_N^{набл}$, которое станет наблюдаемым значением критерия.

n_+ и $n_- \Rightarrow n_N^{набл} (min)$ – это наименьшее число из однозначных разностей.

Значение $n_N^{крит}$ находят по формуле или из таблиц. Если по формуле, то это целая часть числа A .

$$A = \frac{(N-1)}{2} - K\sqrt{N+1}, \text{ где}$$

N – объем выборки. $K = 0,98$ при $\alpha \leq 0,05$.

Сравниваем. Если $n_N^{набл} > n_N^{крит} \Rightarrow H_0$, то принимается нулевая гипотеза. Различие недостоверно. Действие фактора незначимо.

Пример 7.5. Проведено 100 опытов по изучению влияния фактора на артериальное давление. При $\alpha \leq 0,05$ оценить значимость различия в действии данного фактора на группы животных, если положительная разность давлений n_+ наблюдалась 48 раз, а отрицательная n_- – 44 раза.

Р е ш е н и е .

Из чисел 48 и 44 выбираем наименьшее – это 44: $n_N^{набл} = 44$.

Найдем $n_N^{крит}$ по формуле:

$$A = \frac{100 - 1}{2} - 0,98 \cdot \sqrt{100 + 1} = 39,6.$$

Целая часть числа – 39: $n_N^{крит} = 39.$

$$44 > 39, \quad n_N^{набл} > n_N^{крит} \Rightarrow H_0.$$

Принимаем H_0 . Влияние фактора незначимо.