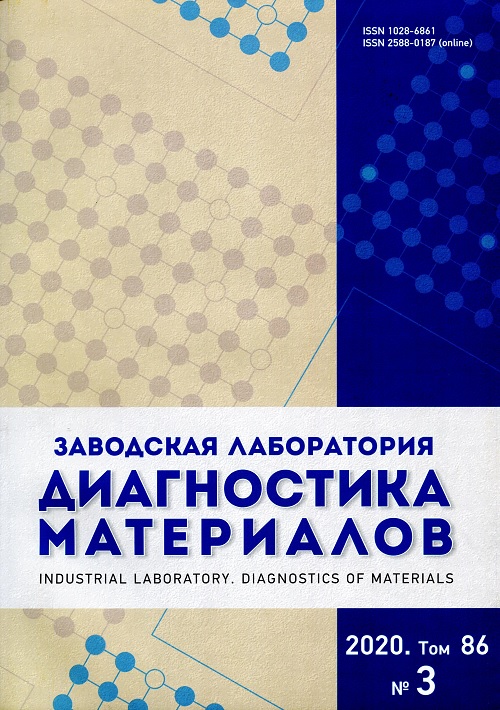
## Александр Орлов. О методах проверки однородности двух независимых выборок

В последнее время я [изучаю](https://baguzin.ru/wp/?p=25866) решения менеджеров в Fantasy Premier League (FPL). В частности, есть ли отличия в поведении лучших менеджеров, отобранных по результатам предыдущих сезонов, и случайной выборкой. Важный аспект такого исследования – вынесение суждения, однородны ли выборки. Можно ли объяснить различия случайностью, или они закономерны? Ранее я рассказал о [критерии Колмогорова](https://baguzin.ru/wp/?p=25722) и трудностях его использования. Настоящая статья Александра Ивановича Орлова дает современный обзор методов проверки однородности двух независимых выборок. По ходу изложения я применяю критерии к задаче FPL. Этот текст набран с отступом.

Александр Иванович Орлов. О методах проверки однородности двух независимых выборок. – Заводская лаборатория. Диагностика материалов. 2020. Том 86. № 3. Стр. 67–76.



[Оригинал](https://www.elibrary.ru/item.asp?id=25942208) статьи (для загрузки требуется авторизация).

### Базовая вероятностно-статистическая модель

Постановка задачи в математико-статистических терминах: имеются две выборки x1, x2, ..., xm и y1, y2, ..., yn, требуется проверить их однородность. Понятием, противоположным *однородности*, является *различие* (или *наличие эффекта*). Можно переформулировать задачу: требуется проверить, есть ли различие между выборками.

При проверке однородности двух выборок общепринята модель, в которой x1, x2, ..., xm рассматриваются как результаты *m* независимых наблюдений некоторой случайной величины *X* с функцией распределения *F(x),* неизвестной статистику, а y1, y2, ..., yn – как результаты *n* независимых наблюдений, вообще говоря, другой случайной величины *Y* с функцией распределения *G(x)*, также неизвестной статистику. Кроме того, предполагается, что наблюдения в одной выборке не зависят от наблюдений в другой, поэтому выборки и называют независимыми.

В [Fantasy Premier League](https://fantasy.premierleague.com/) сезона 2022/23 участвует более 10М аккаунтов. Я сформировал две выборки. *Элита* – ТОП-10К по рейтингу за пять предыдущих сезонов. *Поляна* – 10К, полученных с помощью генератора случайных чисел из первых 5М аккаунтов.

### Основные постановки задачи проверки однородности двух независимых выборок

Однородность достигается, если обе выборки взяты из одной генеральной совокупности, т. е. справедлива нулевая гипотеза *H0: F(x) = G(x)* при всех *x*. Отсутствие однородности означает, что верна альтернативная гипотеза *H1: F(x0) ≠ G(x0)* хотя бы при одном значении аргумента *x0*.

В некоторых случаях целесообразно проверять совпадение не функций распределения, а лишь некоторых характеристик случайных величин *X* и *Y* – математических ожиданий, медиан, дисперсий. Например, однородность математических ожиданий означает, что справедлива гипотеза *H'0: M(X) = M(Y)*, где *M(X)* и *M(Y)* – математические ожидания случайных величин *X* и *Y*.

### Проверка однородности характеристик

Для проверки однородности математических ожиданий традиционно используют двухвыборочный критерий Стьюдента. К настоящему времени этот метод устарел, но по традиции встречается в учебной литературе. Сначала вычисляют выборочные средние арифметические

Изображение выглядит как текст

Автоматически созданное описание

затем — выборочные дисперсии

Изображение выглядит как текст

Автоматически созданное описание

и статистику Стьюдента

Изображение выглядит как текст

Автоматически созданное описание

на основе которой принимают решение.

По заданному уровню значимости α и числу степеней свободы *(m + n – 2)* из таблиц распределения Стьюдента находят критическое значение *tкр*. Если *|t| > tкр*, то гипотезу однородности (отсутствия различия) отклоняют, если же *|t| < tкр*, то – принимают.

Согласно теории, должны быть выполнены два условия применимости критерия Стьюдента, основанного на использовании статистики *t*, заданной формулой (1): результаты наблюдений имеют нормальные распределения и дисперсии результатов наблюдений в первой и второй выборках совпадают.

Если эти условия выполнены, то статистика *t* при справедливости *H0* имеет распределение Стьюдента с *(m + n – 2)* степенями свободы. Только в этом случае описанный выше традиционный метод обоснован. Если хотя бы одно из условий не выполнено, то нет оснований считать, что статистика *t* имеет распределение Стьюдента.

Классические условия применимости критерия Стьюдента в подавляющем большинстве технических, экономических, медицинских и иных задач не выполнены. Тем не менее при больших и примерно равных объемах выборок его можно применять. При конечных объемах выборок традиционный метод носит неустранимо приближенный характер.

Я подсчитал очки, набранные менеджерами в двух выборках по итогам девятнадцати игровых недель, среднее *х̅* , дисперсию *s2* и критерий Стьюдента *t.* Поскольку *m = n*, (1) можно переписать в виде:

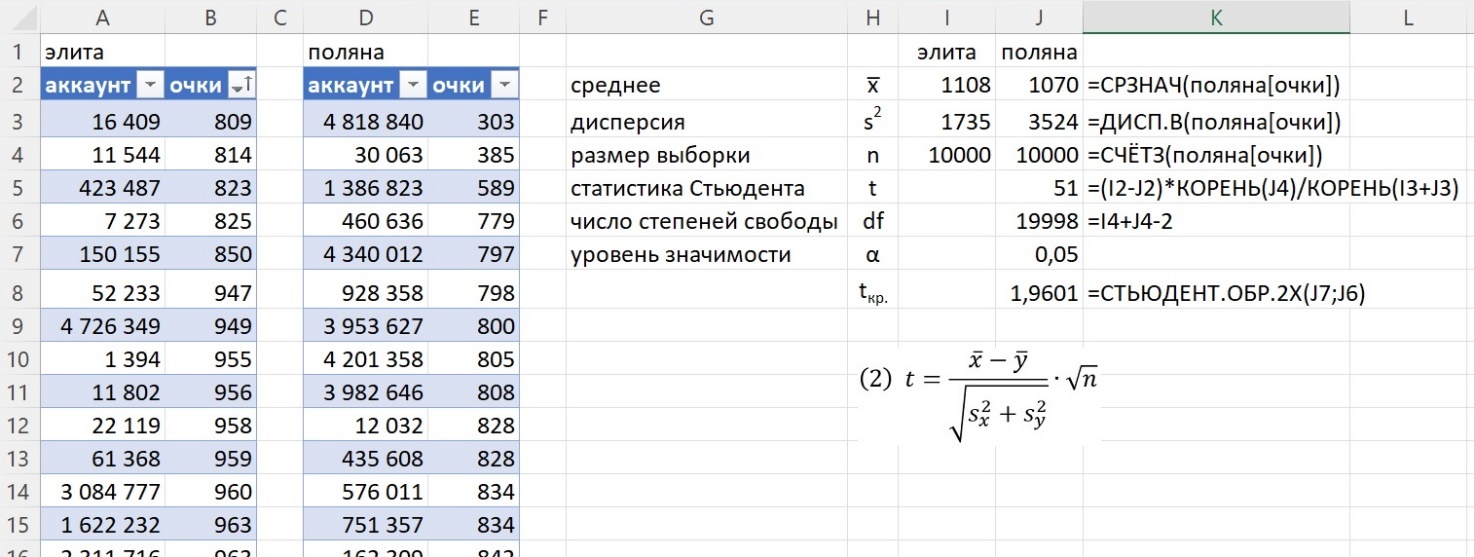


Рис. 1. Двухвыборочный критерий Стьюдента (см. также приложенный файл Excel)

Статистика Стьюдента *t = 51* существенно больше *tкр=1,96*. Это означает, что гипотезу однородности следует отклонить. Результаты элиты и поляны различаются.

#### Критерий Крамера – Уэлча равенства математических ожиданий

Вместо критерия Стьюдента для проверки *H0* целесообразно использовать критерий Крамера – Уэлча, основанный на статистике

Изображение выглядит как текст, часы

Автоматически созданное описание

Критерий Крамера – Уэлча имеет прозрачный смысл – разность выборочных средних арифметических для двух выборок делится на естественную оценку среднего квадратического отклонения этой разности. Естественность указанной оценки состоит в том, что неизвестные статистику дисперсии заменены их выборочными оценками. Из [Центральной предельной теоремы](https://baguzin.ru/wp/?p=25652) и из [теорем о наследовании сходимости](http://www.aup.ru/books/m163/1_4_3.htm) следует, что при росте объемов выборок распределение статистики *T* Крамера – Уэлча сходится к стандартному нормальному распределению с математическим ожиданием 0 и дисперсией 1: *Φ(x) = N(x; 0, 1).*

При *m = n*, как следует из формул (1) и (6), *t = T*. Если *M(X) ≠ M(У)*, то при больших объемах выборок

Изображение выглядит как текст

Автоматически созданное описание

Правило принятия решения для критерия Крамера – Уэлча: если *|T| ≤ Ф-1(1 – α/2)*, то гипотеза однородности математических ожиданий принимается на уровне значимости α; если *|T| > Ф-1(1 – α/2)*, то гипотеза однородности математических ожиданий отклоняется на уровне значимости α.

Для α = 0,05 значение модуля статистики *T* Крамера – Уэлча надо сравнивать с граничным значением *Ф-1(1 – α/2)* = 1,96.

Таким образом при анализе организационно-экономических данных более обосновано применение критерия Крамера – Уэлча, чем критерия Стьюдента. Дополнительное преимущество критерия Крамера – Уэлча по сравнению с критерием Стьюдента – не требуется равенства дисперсий D(X) = D(Y). Распределение статистики *T* не является распределением Стьюдента, однако и распределение статистики *t*, как показано выше, не является таковым в реальных ситуациях.

Поскольку размер двух выборок FPL одинаков, *m = n*, как было сказано выше *t = T*, и статистика Крамера – Уэлча ничего не добавляет к критерию Стьюдента.

### Непараметрические методы проверки однородности

В большинстве задач представляет интерес не проверка равенства математических ожиданий или иных характеристик распределения, а обнаружение различия генеральных совокупностей, из которых извлечены выборки, т. е. проверка гипотезы *H0*. И здесь статистики *t* Стьюдента и *T* Крамера – Уэлча не годятся. Априорное предположение о принадлежности функций распределения *F(x)* и *G(x)* к какому-либо определенному параметрическому семейству обычно нельзя достаточно надежно обосновать. Поэтому для проверки *H0* следует использовать методы, пригодные при любом виде *F(x)* и *G(x)*, т. е. непараметрические методы. *Непараметрический* означает, что нет необходимости предполагать вид функции распределения результатов наблюдений.

#### Двухвыборочный критерий Вилкоксона

Этот критерий (в литературе его называют также критерием Манна – Уитни) предназначен для проверки гипотезы

где *X* — случайная величина, распределенная как элементы первой выборки, а *Y* — случайная величина, распределенная как элементы второй выборки. Альтернативой является отрицание *H0m:* вероятность *P(X < Y)* отлична от 0,5. Это — непараметрическая гипотеза. Но из нее не следует, что функции распределения двух выборок совпадают.

[Критерий Вилкоксона](http://baguzin.ru/wp/?p=6010) – один из самых известных инструментов непараметрической статистики. При альтернативной гипотезе, когда функции распределения выборок *F(x)* и *G(x)* не совпадают, распределение статистики Вилкоксона зависит от величины *a = P(X < Y)*. Если *а* отличается от 1/2, то мощность критерия Вилкоксона стремится к 1 и он отличает нулевую гипотезу *F ≡ G* от альтернативной.

Можно переформулировать нулевую гипотезу в терминах равенства медиан двух выборок:

Тогда альтернативная двусторонняя гипотеза, просто отрицает равенство медиан

При равенстве размера двух выборок *n1 = n2*, статистика рангового критерия Вилкоксона *T1* равна сумме рангов одной из выборок (любой). Чтобы применить критерий Вилкоксона, я объединил обе выборки в одной таблице, и ранжировал аккаунты по очкам (столбцы А:С).

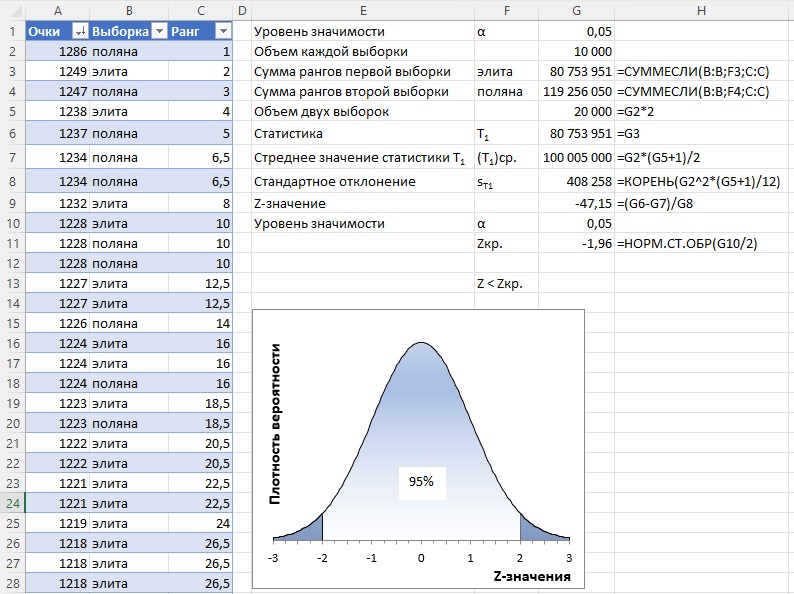


Рис. 2. Расчет критерия Вилкоксона; значения *Z*, попадающие в светлую область, позволяют принять нулевую гипотезу; границы равны ±1,96 *Z*; рассчитанное *Z* = -47,15 лежит далеко в области отклонения нулевой гипотезы

В качестве статистики *T1* я выбрал сумму рангов элиты (ячейка G6). Сумма *n* последовательных натуральных чисел по определению равна *n(2n+1)/2*. А выборочное среднее этой суммы задается формулой:

где *n1* – размер одной выборки, а *n* – размер двух выборок; *n* = 2∙*n1*.

Выборочное стандартное отклонение:

Стандартизованная *Z*-статистика критерия Вилкоксона для больших выборок:

Статистика *Z* имеет нормальное распределение.

Статистика *Z* для двух выборок FPL равна минус 47,15, а *Z*, соответствующее уровню значимости α=0,05, минус 1,96. *Z* существенно меньше *Zкр*. Мы отклоняем нулевую гипотезу. Медиана элиты и поляны отличаются.

#### Состоятельные критерии проверки однородности двух независимых выборок

Это значит, что для любых отличных друг от друга функций распределения *F(x)* и *G(x)* (другими словами, при справедливости альтернативной гипотезы *H1*) вероятность отклонения гипотезы *H0* должна стремиться к 1 при увеличении объемов выборок *m* и *n*. Состоятельными являются критерии Смирнова и типа омега-квадрат.

#### Критерий Смирнова однородности двух независимых выборок

Предполагается, что функции распределения *F(x)* и *G(x)* непрерывны. Значение эмпирической функции распределения в точке *х* равно доле результатов наблюдений в выборке, меньших *x*. Критерий Смирнова основан на использовании эмпирических функций распределения *Fm(x)* и *Gn(x)*, построенных по первой и второй выборкам соответственно. Значение статистики Смирнова…

…сравнивают с соответствующим критическим значением (см., например, Большев Л. Н., Смирнов Н. В. Таблицы математической статистики. – М.: Наука, 1983. – 416 с.) и по результатам сравнения принимают или отклоняют гипотезу *H0* о совпадении (однородности) функций распределения. Здесь *sup* – [супремум](https://ru.wikipedia.org/wiki/%D0%A2%D0%BE%D1%87%D0%BD%D0%B0%D1%8F_%D0%B2%D0%B5%D1%80%D1%85%D0%BD%D1%8F%D1%8F_%D0%B8_%D0%BD%D0%B8%D0%B6%D0%BD%D1%8F%D1%8F_%D0%B3%D1%80%D0%B0%D0%BD%D0%B8%D1%86%D1%8B) – обобщение понятия максимум.

При больших объемах выборок можно воспользоваться доказанной Н. В. Смирновым в 1939 г. теоремой: в случае совпадения непрерывных функций распределения элементов двух независимых выборок

т. е. статистика

в пределе подчиняется распределению Колмогорова *K(у)* (подробнее см. [здесь](https://baguzin.ru/wp/?p=25722)).

В нашем примере функции *F(x)* и *G(x)* являются дискретными, но шаг составляет 1/500 диапазона, так что этим ограничением можно пренебречь. Расположим аккаунты раздельно в обеих выборках по возрастанию (столбцы А:Е рис. 3).

В столбцах G:I подсчитаем количество результатов, приходящихся на очки от 800 до 1300. В столбцах K:L подсчитаем накопленные частоты, а в столбце М – абсолютное значение разности между накопленными частотами. В ячейке Р9 найдем максимум разности *|F(x)–G(x)|*. Критерий Смирнова рассчитаем по формуле (12) в ячейке Р10. Критическое значение статистики Колмогорова для уровня значимости α = 0,05 найдем из [таблицы](https://ami.nstu.ru/~headrd/applied/nepar/table_B2.htm) или в [работе](https://baguzin.ru/wp/?p=25722).

Критерий Смирнова SC = 20,393 существенно больше статистики Колмогорова K(S) = 1,358 при α=0,05, гипотезу об однородности двух выборок можно уверенно отклонить. Результаты элиты и поляны отличаются.

Изображение выглядит как стол

Автоматически созданное описание

Рис. 3. Критерий Смирнова позволяет отклонить *H0*

#### Критерий типа омега-квадрат (Лемана – Розенблатта)

Статистика критерия типа омега-квадрат для проверки однородности двух независимых выборок имеет вид:

где *Hm+n(x)* — эмпирическая функция распределения, построенная по объединенной выборке.

Статистика A типа омега-квадрат зависит лишь от рангов элементов двух выборок в объединенной выборке. Данная статистика представляется в виде:

где *ri* – ранг *x’i* и *sj* – ранг *у’j* в общем вариационном ряду, построенном по объединенной выборке; здесь *x’i* – элементы первой выборки *xi*, переставленные в порядке возрастания.

Предел

где *a1(x)* – предельная функция распределения классической статистики омега-квадрат (Крамера – Мизеса – Смирнова), используемой для проверки согласия эмпирического распределения с заданным теоретическим.

Для выборок одинакового размера *n = m* выражение (15) можно записать:

Воспользуемся объединенным рангом двух выборок, который мы сформировали выше для расчета критерия Вилкоксона (столбцы А:С на рис. 2). Установим фильтр на столбце В – *поляна*, скопируем и вставим на новом месте столбцы В и С. Пронумеруем строки – см. столбцы А:С на рис. 4. Вернемся к рис. 2, установим фильтр на столбце В – *элита*. Повторим копипаст. Теперь в столбцах А:С на рис. 4 у нас есть объединенный ранг двух выборок (столбец В) и раздельный ранг по каждой выборке (столбец С). Осталось реализовать вычисления по формуле (ЛР1). Получим значение статистики А омега-квадрат, равное 221,9. Критическое значение *а1* для уровня значимости α = 0,05 найдем из [таблицы](https://ami.nstu.ru/~headrd/applied/nepar/table_B4.htm). *А* ≫ *а1*, следовательно гипотезу об однородности уверенно отвергаем.

Изображение выглядит как стол

Автоматически созданное описание

Рис. 4. Статистики омега-квадрат для двух выборок FPL

Когда какую-то мудреную статистику используешь впервые, нельзя быть уверенным, что всё сделал верно)) Поэтому я решил проверить результаты. Я взял две случайные выборки по 1k из 10k аккаунтов элиты, и повторил анализ омега-квадрат.

Изображение выглядит как стол

Автоматически созданное описание

Рис. 5. Статистики омега-квадрат для двух случайных выборок из элиты

Получился ожидаемый результат: *А* ≪ *а1*. Нет оснований отвергнуть нулевую гипотезу *Н0* об однородности выборок.

Напомню, что элита – это отобранные 10k аккаунтов ТОП рейтинга всех менеджеров FPL по итогам пяти предыдущих сезонов. Я задался вопросом: есть ли различия на уровне значимости в результатах текущего сезона между группами ТОП-1k и ТОП-2k? Среднее значение набранных очков по ТОП-1k = 1112,3, по ТОП-2k = 1109,4. Случайно ли это различие? Визуально распределения немного отличаются:

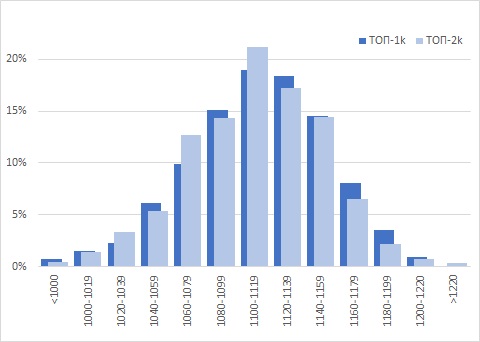


Рис. 6. Распределение текущих результатов сезона 2022/23 в группах ТОП-1k и ТОП-2k

Почти все столбцы справа от медианы более высокие у ТОП-1k. Большинство столбцов слева от медианы выше у ТОП-2k. Анализ омега-квадрат показал, что различия совсем чуть-чуть не дотянули до уровня значимости:

Изображение выглядит как стол

Автоматически созданное описание

Рис. 7. Статистики омега-квадрат первой и второй подгрупп элиты

Статистика *А* = 0,4245 < критического *а1* = 0,4614. Выбери мы уровень значимости α = 0,1, и мы смогли бы отвергнуть *Н0*. Так что ситуация зыбкая…

#### Рекомендации по выбору критерия однородности

Мы рекомендуем для проверки однородности функций распределения (гипотеза *H0*) применять статистику A типа омега-квадрат. Если методическое, табличное или программное обеспечение для статистики Лемана – Розенблатта отсутствует, рекомендуем использовать критерий Смирнова. Для проверки однородности математических ожиданий (гипотеза *H'0*) целесообразно применять критерий Крамера – Уэлча. По нашему мнению, статистики Стьюдента, Вилкоксона и др. допустимо использовать лишь в отдельных частных случаях, рассмотренных выше.