

Лекция по дисциплине

«Малозатратные инженерные технологии»

автор: к.т.н., доц. Тимошек Игорь Николаевич

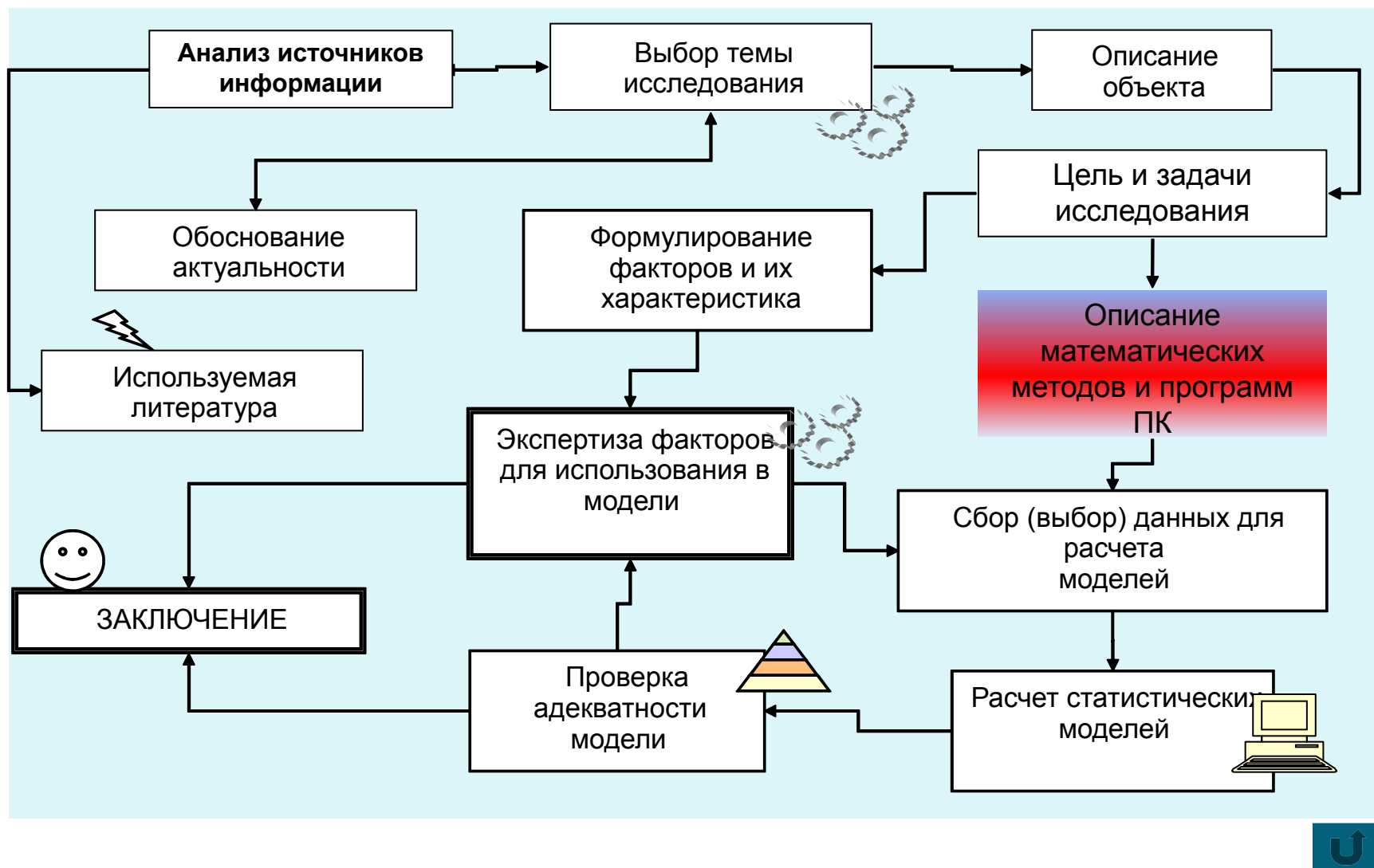
**Тема: «Основные математические положения,
применяемые для анализа и построения
статистической модели»**

Вопросы: 1. Основы корреляционного анализа

2. Основы регрессионного анализа

3. Методы, принципы и алгоритмы формирования модели

Основные этапы выполнения расчетной работы



Цель занятия:

- **Припоминание** основ статистического моделирования (изученного на втором курсе в математике и статистике) процессов для анализа функционирования логистических объектов и на их основе выработки практических рекомендаций по совершенствованию исследуемых объектов.

«Тем, кто понимает суть регрессии и корреляции, советы не нужны. Тем, кто не понимает, никакие советы не помогут.»

(Из книги Н. Джонсона и Ф. Лиона «Статистика и планирование эксперимента в технике и науке»).

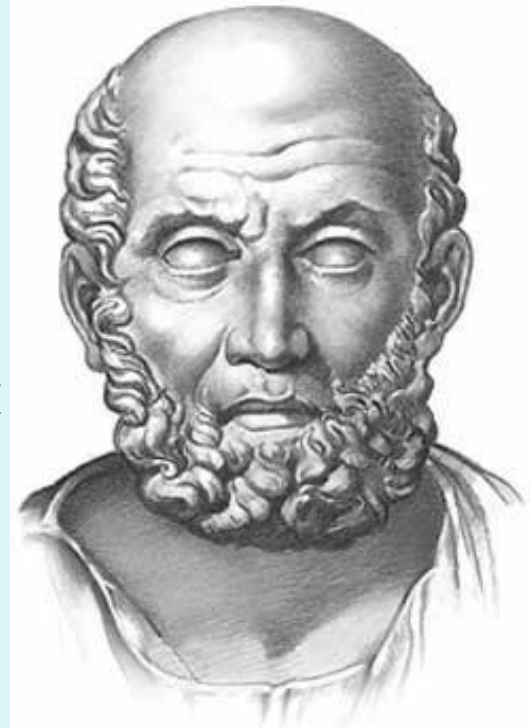
Описание проблемы:

перед исследователями всегда стояла задача достоверного отображения объективно существующих закономерностей в деятельности транспортного предприятия для конкретных условий, в которых оно реализует свою деятельность (перевозку, складирование, хранение грузов и товаров) с обязательной количественной оценкой причинно-следственных взаимосвязей многообразия факторов.



Корреляционный анализ. История

- Еще Гиппократ (греческий врач и педагог, чье имя связывается в представлении большинства людей со знаменитой клятвой, которая символизирует высокие этические нормы европейской медицины) обратил внимание на то, что между **телосложением и темпераментом людей**, между строением их тела и предрасположенностью к заболеваниям **существует определенная связь.**



ГИППОКРАТ
460-370 до н. э.

Корреляционный анализ. История

- Так современные **логистические исследования**, транспортных процессов посвящены установлению **закономерностей** между достигаемым **результатом** и целым рядом технических, технологических, эксплуатационных, психофизических, метеорологических и множество других **характеристик** (скорость перемещения объекта, производительность погрузки или разгрузки и отдельных звеньев объекта, показатели эксплуатационной надежности, объемы хранения и энергозатраты, связанные с функционированием объекта, и др.).
- При этом постоянно возникает вопрос о **взаимосвязи отдельных признаков**.

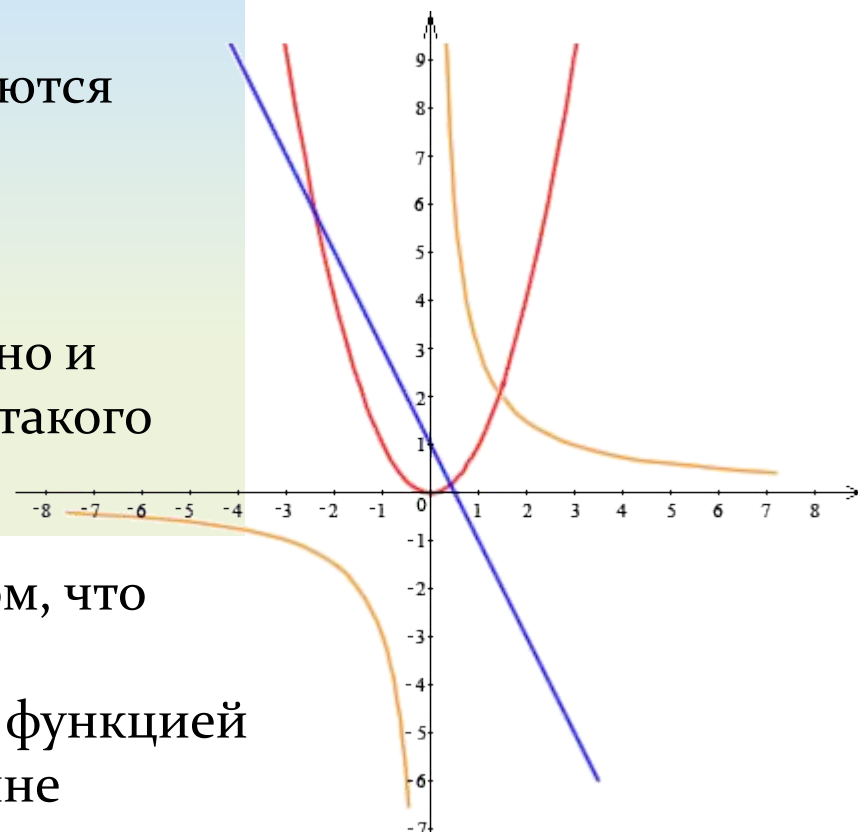


Корреляционный анализ. История

- Этой цели служит математическое понятие функции, имеющее в виду случай, когда определенному значению одной (независимой) переменной X , называемой **аргументом**, соответствует определенное значение другой (зависимой) переменной Y , называемой **функцией**. Однозначная зависимость между переменными величинами Y и X называется **функциональной**, т.е. $Y = f(X)$.
- Например, в функции $y = -2x + 1$ каждому значению x соответствует в определенное значение y .
- В функции $y = x^2$ каждому значению Y соответствует 2 определенных значения X .
Графически это выглядит так (см. рисунок):

Примеры элементарных функций:

- Но такого рода **однозначные** или **функциональные** связи между переменными величинами встречаются крайне **редко**.
- Известно, что **новый** погрузочный механизм должен иметь большую **производительность**, чем морально и физически устаревший. Однако из такого правила бывают исключения.
- Причина таких «исключений» в том, что каждый признак, выражаясь математическим языком, является функцией многих переменных; на его величине сказывается влияние и других факторов, в том числе и случайных, что вызывает варьирование признаков.



Корреляционный анализ. История

- Отсюда зависимость между величинами приобретает не функциональный, а **статистический характер**, когда определенному значению одного признака, рассматриваемого в качестве независимой переменной, соответствует не одно и то же числовое значение, а целая гамма распределяемых в вариационный ряд числовых значений другого признака, который рассматриваемого в качестве независимой переменной. Такого рода зависимость между переменными величинами называется **корреляционной** или **корреляцией**.
- Термин «корреляция» происходит от лат. correlatio — соотношение, связь). При этом *данный вид взаимосвязи между признаками проявляется в том, что при изменении одной из величин изменяется среднее значение другой.*

Корреляционный анализ. История

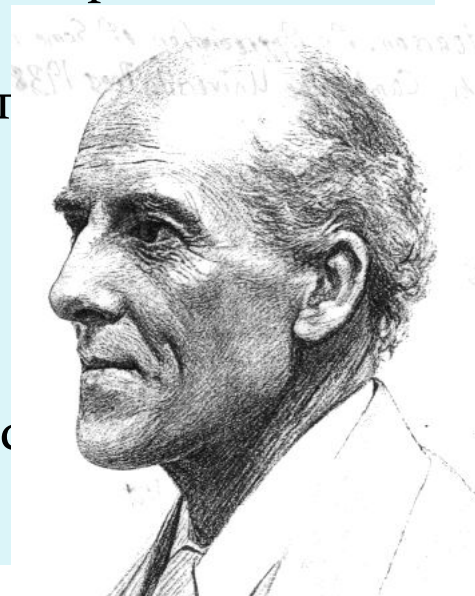
- Слово «**статистика**» приходит от латинского слова *status* (состояние), которое употреблялось в значении «политическое состояние». Отсюда итальянские слова *stato* – государство и *statista* – знаток государств, отсюда также и немецкое слово *Staat* и английское *state*. В научный оборот слово «статистика» ввёл профессор Геттингенского университета **Готфрид Ахенваль** (1719 - 1772), понималось оно тогда как государствоведение.
- В первой половине 19 века возникло **статистико-математическое направление** данной науки. Среди представителей этого направления следует отметить бельгийского статистика **Адольф Кетле** (1796-1874 гг.) – основоположника учения о средних величинах.

Корреляционный анализ. Основы

- **Корреляция применяется** при изучении экспериментальных данных, представляющих собой измеренные значения двух признаков.
- В результате анализа **статистических данных** или **организованного эксперимента** регистрируются различные значения случайных величин входных факторов - X_{ij} и выходной - Y_i в каждом из опытов, (где i, j принимает значения натуральных чисел, i - в пределах от 1 до m , j в пределах от 1 до n ,) имеющие некоторую взаимосвязь между последовательностями значений наблюдаемых величин.
- При этом корреляционную зависимость между признаками можно **описывать разными способами**: соответствие между аргументом и функцией может быть задано таблицей, формулой, графиком и т. д.

Корреляционный анализ. Основы

- Совокупность точек на плоскости создает общую картину регрессии и позволяет построить некоторую **усредненную кривую взаимосвязи** параметров.
- **Корреляционной связью** между случайными переменными величинами называется функциональная связь между средним арифметическим значений наблюдений за выходной переменной, соответствующих данному значению входной. Характер и выраженность такой связи устанавливают с коэффициентом корреляции, предложенным **Брауэром**.
- Наиболее простой вариант корреляционной связи, описывается коэффициентом парной корреляции, предложенным **Карлом Пирсоном** 1884 году (математик, биолог, философ, позитивист):



Корреляционный анализ. Основы

$$r_{xy} = \sum_{i=1}^n [(x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})] / \delta_x \cdot \delta_y (n - 1)$$

- где x_i, y_i – значения наблюдаемых входного и выходного параметров в i -том наблюдении;
 $\bar{x}, \bar{y}$ – средние значения параметров x и y наблюдений;
 n – общее число наблюдений;
 δ_x, δ_y – среднеквадратичные отклонения параметров x, y .

Среднеквадратичное отклонение параметра x определяется по известной формуле

$$\delta_x = \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 / (n - 1)},$$

Корреляционный анализ. Основы

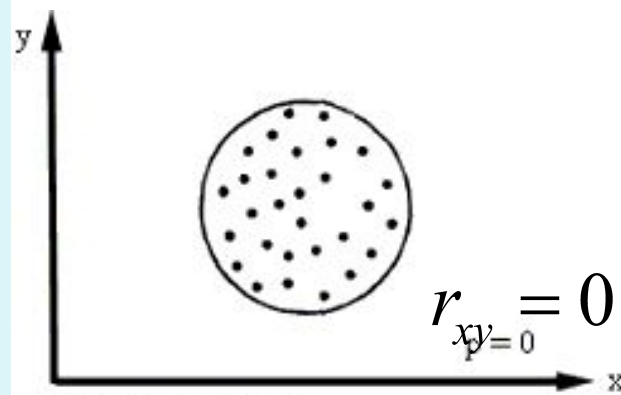
- Задача корреляционного анализа сводится к установлению направления и формы связи между признаками, измерению ее тесноты и к оценке достоверности выборочных показателей корреляции.

Корреляционная связь между признаками может быть *линейной и криволинейной (нелинейной), положительной и отрицательной*.

- Величина коэффициента корреляции всегда заключена в пределах

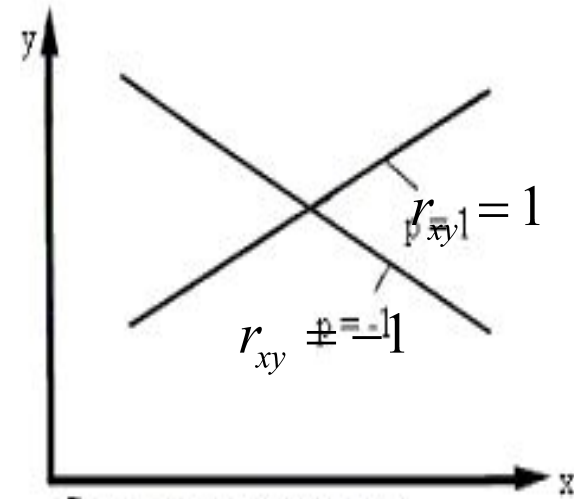
$$-1 \leq r_{xy} \leq 1$$

- Если коэффициент корреляции равен 0 то **корреляция отсутствует** – исследуемые параметры x и y не связаны линейной зависимостью, и являются независимыми случайными величинами, но это не свидетельствует об отсутствии связи – она может быть нелинейной.



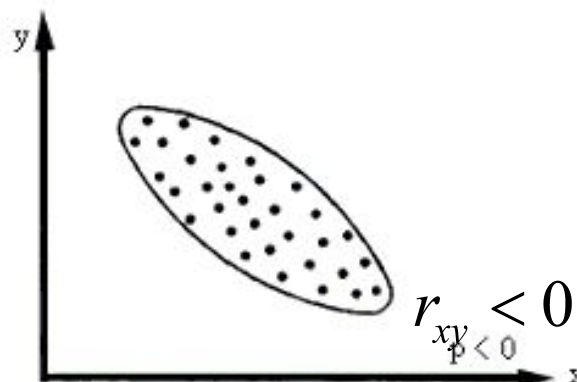
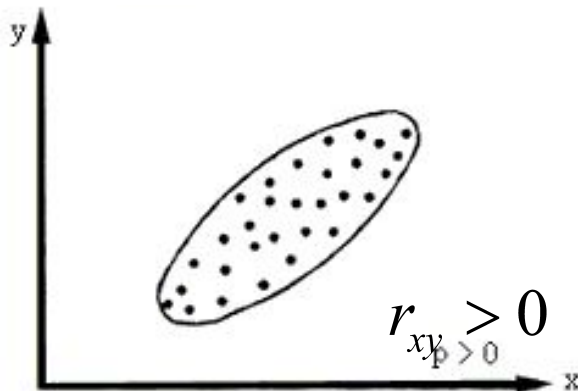
Корреляционный анализ. Основы

- Если коэффициент корреляции принимает максимально возможные значения **1** или **-1** то между случайными величинами X и Y существует линейная функциональная зависимость ($Y = a + bX$). В этом случае говорят о **полной корреляции**.
- Если $r_{xy} = 1$, то значения определяют точки, лежащие на прямой линии, имеющей **положительный уклон** – с увеличением аргумента функция увеличивается.
- Если $r_{xy} = -1$, то значения определяют точки, лежащие на прямой линии, имеющей **отрицательный уклон** – с увеличением аргумента функция уменьшается.
- *графическая интерпретация на рисунке.*



Корреляционный анализ. Основы

- Если в промежуточных случаях — $-1 < r_{xy} < 1$ — точки попадают в область, ограниченную некоторым эллипсом. При этом, чем ближе расчетная величина к максимально возможной, тем уже эллипс и теснее экспериментальные значения группируются возле линии.
- **Прямая корреляция** отражает однотипность в изменении признаков: с увеличением (уменьшением) значений первого признака увеличиваются (уменьшаются) значения и другого.
Обратная корреляция указывает на увеличение первого признака при уменьшении второго или уменьшение первого признака при увеличении второго.

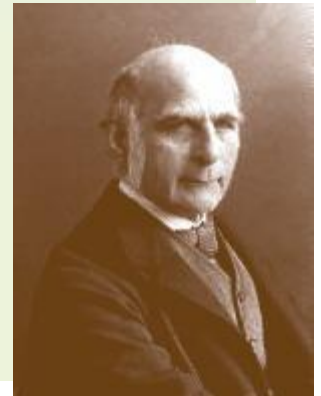


Корреляционный анализ. Основы

- Только по величине коэффициентов корреляции нельзя судить о достоверности корреляционной связи между признаками. Этот параметр зависит от числа степеней свободы $k = n - 2$, где: n – число коррелируемых пар показателей X и Y . **Чем больше n** , тем выше **достоверность** связи при одном и том же значении коэффициента корреляции. **В практической деятельности**, когда число коррелируемых пар признаков X и Y не велико ($n \leq 30$), то при оценке зависимости между показателями используется следующую градацию:
 - 1) высокая степень взаимосвязи – значения коэффициента корреляции находится в пределах от 0,7 до 0,99;
 - 2) *средняя* степень взаимосвязи – значения коэффициента корреляции находится в пределах от 0,5 до 0,69;
 - 3) *слабая* степень взаимосвязи – значения коэффициента корреляции находится от 0,2 до 0,49.

Регрессионный анализ. Понятие

- В практических исследованиях возникает необходимость **аппроксимировать** (описать приблизительно) диаграмму рассеяния математическим уравнением. То есть зависимость между переменными величинами Y и X можно выразить аналитически с помощью формул и уравнений и графически в виде точек в системе прямоугольных координат.
- График корреляционной зависимости строится по уравнениям функции $\bar{y}_x = f(x)$, которые называются регрессией.
- Термин «**регрессия**» происходит от лат. regressio — движение назад. В нашем случае — **статистическая зависимость** среднего значения случайной величины от значений другой случайной величины или нескольких случайных величин; введена Фрэнсисом Гальтоном (английский статистик, психолог и антрополог; 1886).



Уравнение линейной регрессии

- Обычно **признак** Y рассматривается как **функция** многих **аргументов** — $x_1, x_2, x_3, \dots$ — и может быть записана в виде:
$$y = a + bx_1 + cx_2 + dx_3 + \dots,$$

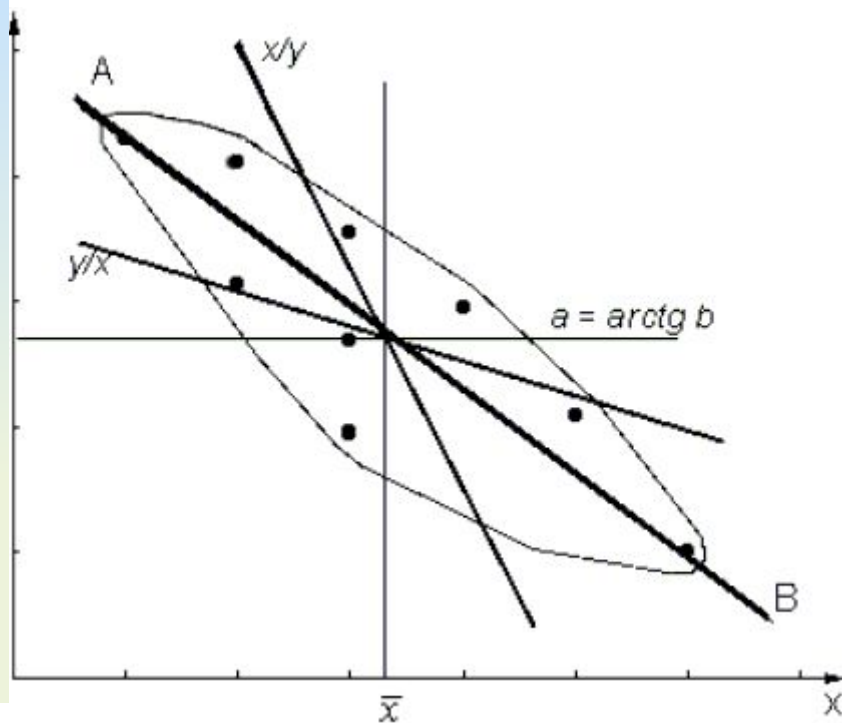
где: a, b, c и d —
параметры уравнения, определяющие соотношение между аргументами и функцией.

В практике учитываются не все, а лишь некоторые аргументы. В простейшем случае, как при описании линейной регрессии, всего один $y = a + bx$

- В уравнении параметр a — свободный член; графически он представляет отрезок ординаты (y) в системе прямоугольных координат. Параметр b называется коэффициентом регрессии. С точки зрения аналитической геометрии b — угловой коэффициент, определяющий наклон линии регрессии по отношению к осям, координат.

Уравнение линейной регрессии

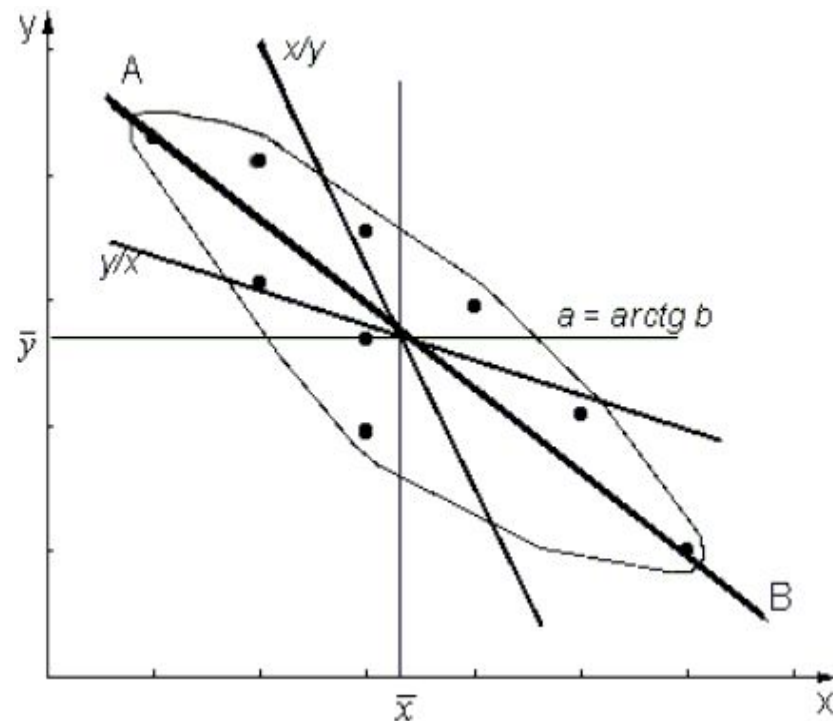
- В области регрессионного анализа **угловой коэффициент** показывает, насколько в среднем величина одного признака (Y) изменяется при изменении на единицу меры другого корреляционно признака X . Наглядное представление дают линий регрессии Y по X и X по Y в системе прямоугольных координат (см. рис.)



- Линии регрессии пересекаются в точке $O(\bar{x}, \bar{y})$ средних арифметических значений корреляционно связанных друг с другом признаков Y и X . Линия AB , проходящая через эту точку, изображает функциональную зависимость между переменными величинами Y и X , когда коэффициент корреляции $r_{xy} = 1$.

Уравнение линейной регрессии

- Чем **сильнее связь** между Y и X , тем ближе линии регрессии к AB , и, наоборот, чем слабее связь между варьирующими признаками, тем **более удаленными** оказываются линии регрессии от AB . При отсутствии связи между признаками, когда $r_{xy} = 0$, линии регрессии оказываются под прямым углом (90°) по отношению друг к другу.



- Уравнение регрессии тем лучше описывает зависимость, чем меньше рассеяние диаграммы, чем больше теснота взаимосвязи. Уравнение прямой линии пригодно для описания только линейных зависимостей. В случае нелинейных зависимостей математическая запись может отображаться уравнениями параболы, гиперболы и др.

Основы теории регрессионного анализа

- После **выбора гипотезы** о виде зависимости между случайными величинами (**вид уравнения**), которым описывается модель статистической связи, появляется необходимость **нахождения параметров** этого уравнения (свободного члена и коэффициентов).
- Эта задача решается с помощью регрессионного анализа. В общем случае из условия максимального приближения предполагаемой линии регрессии к точкам, отражающим опытные данные получается **система нормальных уравнений**. Для случая, когда все наблюдаемые значения за переменными x и y лежат точно на прямой линии, выполняется равенство:

$$y_i - a_0 - a_1 x_i = 0,$$

Основы теории регрессионного анализа

- На **практике** это равенство нарушается и для отдельных наблюдений появляется ошибка δ_i . Она определяется разностью между **измеренной** и **вычисляемой** по уравнению регрессии значениями переменной y в i – ом опыте. *Возникает задача нахождения коэффициентов уравнения, обеспечивающих минимальную ошибку δ_i .*
- Теория вероятностей показывает, что лучшим приближением будет такая линия, для которой **сумма квадратов расстояний** от точек до кривой будет минимальной. Этот метод называется **методом наименьших квадратов**, разработан **Гауссом** и называется принципом выравнивания; критерием выравнивания

$$\sum_{i=1}^n \delta_i^2 = Q_{\min}(a_0, a_1, \dots, a_m) = \sum_{i=1}^n |f(x_i, a_0, \dots, a_m) - y_i|^2.$$

Основы теории регрессионного анализа

- Если погрешности δ_i подчиняются нормальному закону распределения, минимум можно найти, приняв к нулю частные производные по всем неизвестным:

- $Q/a_0 = \dots = Q/a_m = 0$

- После преобразования получается **система нормальных уравнений**. Решение этой системы позволяет найти искомые коэффициенты $(a_0, a_1, \dots, a_m)$ регрессии.

- **Иоганн Карл Фридрих Гаусс** немецкий математик, астроном и физик и философ. Считается величайшим математиков всех времён, «королём математиков». В 1794—95 годах осуществил первое применение к решению системы нормальных уравнений.



Условия применения метода наименьших квадратов

Входные факторы должны быть измерены с более высокой точностью в сравнении с ошибкой измерения выходной величины.

Некоррелированность входных факторов.

Измерения выходной переменной y должны представлять собой независимые друг от друга, нормально распределенные случайные величины с $D(\delta) = \text{Const}$.

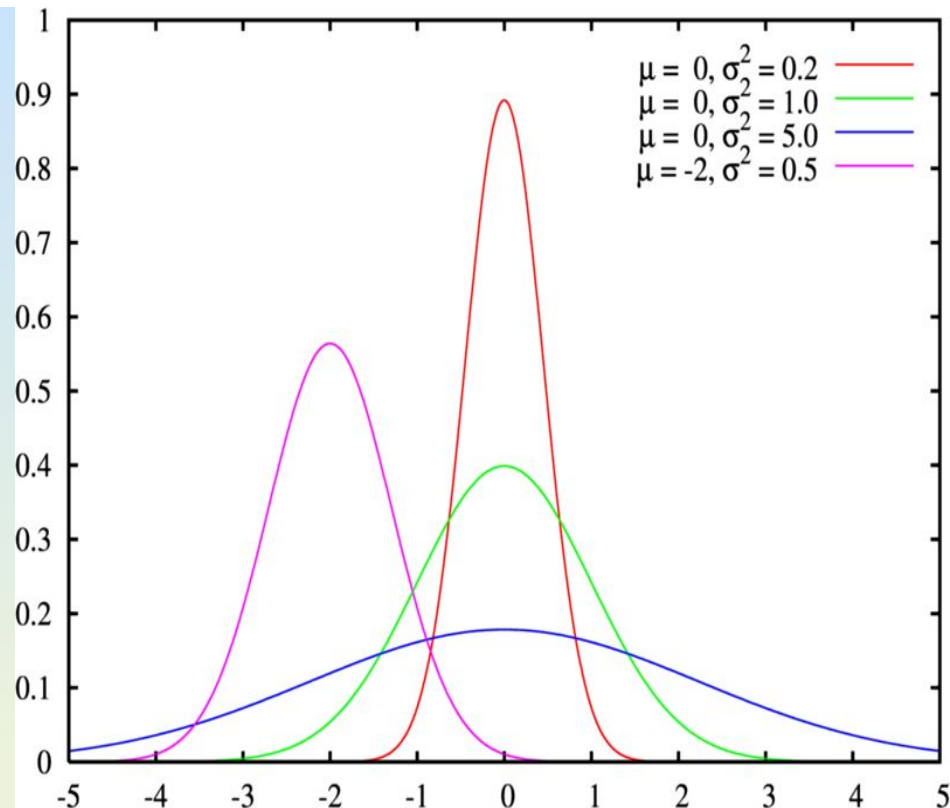
Вид зависимости должен быть известен.

Нормальное распределение Гаусса

- Нормальное распределение, также называемое гауссовым распределением, гауссианой или распределением Гаусса — распределение вероятностей, которое задается функцией плотности распределения

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}},$$

- Физическая величина, подверженная **влиянию** значительного числа **независимых** факторов, способных вносить с равной погрешностью **положительные и отрицательные** отклонения



Оценка качества полученной модели

- Мерой **степени соответствия** аппроксимирующей регрессии имеющимся значениям y_i является **коэффициент множественной корреляции** (или детерминации):

$$R^2 = \sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})^2 / \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2,$$

- Скорректированный коэффициент множественной корреляции

$$R_m^2 = \left[1 - (1 - R^2) \right] (N - 1) / (N - m - 1),$$

- Коэффициенты *изменяются в пределах 0...1; чем больше его значение, тем выше качество модели.*
- Еще одним критерием качества модели является статистика J_m

$$J_m = (N + m + 1) \cdot \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2 / (N - m - 1).$$

- Качество полученной модели характеризуют **минимальные значения** J_m

СПАСИБО ЗА ВНИМАНИЕ!

- Пожелания и предложения можно высказывать:
- лично - аудитория А 205;
- или письменно - timoshek@rgups.ru