

Школа Data analyst Занятие 12

Статистический анализ Тема 2



Disclaimer

Все формулировки далее нестрогие, за более строгими определениями обращайтесь к специализированной литературе



План занятия

- Оценка распределения по выборке
- Важные характеристики распределений
- Важные статистики
- Доверительные интервалы
- Центральная предельная теорема
- Статистический вывод



Зачем оценивать распределение по выборке?

- Чтобы получить некое представление о мире
- Чтобы делать базовые прогнозы на основе полученных распределений (при этом имея численное, а не качественное выражение)
- Часто нас не интересуют супер точные результаты, да мы и не можем учесть такое кол-во переменных у себя в голове
- Некоторые алгоритмы машинного обучения (например, Байесовские алгоритмы классификации), основываются на знании априорных (предопределенных, доопытных) вероятностях классов



В общем виде задача формулируется так:

"Требуется оценить плотность распределения р(х) по выборке независимых случайных векторов, распределенных по этому закону р(х)."



Выборка случайной величины Х:

$$X^{n} = (X_{1}, ..., X_{n}),$$
 n – объем выборки

 X^n - независимы и распределены одинаково (i.i.d.)

 $T(X^n)$ - статистика, функция от выборки, возвращающая какое-то число

independent and identically-distributed



Воспоминание:

Распределение дискретной случайной величины задается функцией вероятности:

$$X \in \Omega = \{\omega_1, \omega_2, \omega_3, \dots\}, \qquad P(X = \omega_k) = p_k$$

$$\bar{p}_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n [Xi = \omega_k]$$



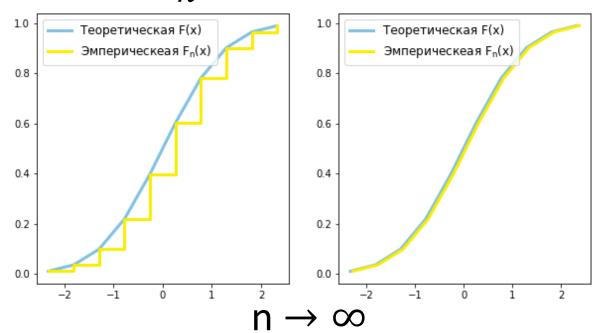
Для дискретной выборки функцию вероятности можно оценить частотами событий

Но что делать для непрерывной случайной величины?

$$X \sim F(x)$$



$$F_n(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n [X_i \le x]$$
 - эмпирическая функция распределения





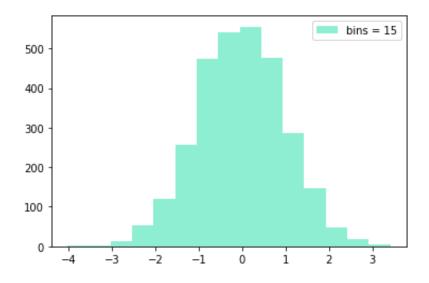
$$X \sim f(x)$$

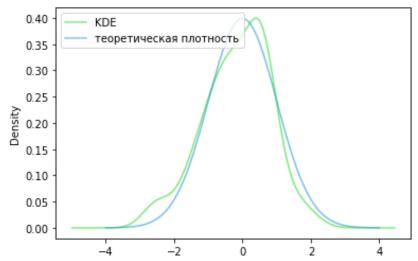
$$f(x): \int_{a}^{b} f(x)dx = P(a \le x \le b)$$

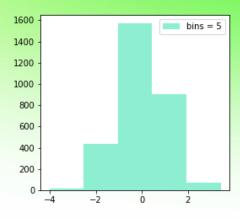
Формула Стерджесса

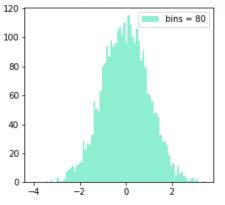
$$bins = 1 + [log_2 N]$$

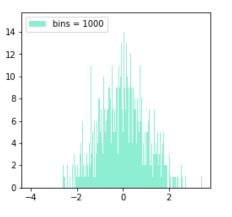
 $bins = 1 + 3.322 lg N$



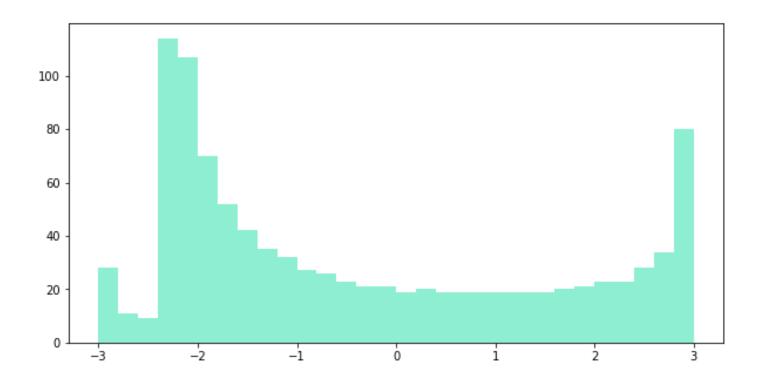














Практика? Практика!



Характеристики и статистики

Математическое ожидание



Дисперсия и среднеквадратическое отклонение

$$\mathbb{D}X = \mathbb{E}\big((X - \mathbb{E}X)^2\big)$$
 Дисперсия *

$$\sigma = \sqrt{\mathbb{D}X}$$

Стандартное отклонение

$$IQR = X_{0.75} - X_{0.25}$$

Интерквартильный размах

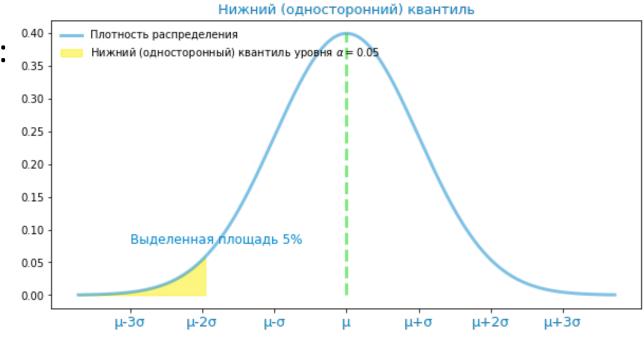
 $^{^*}$ Средний квадрат отклонения от среднего значения $\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n} \;\; n o \infty$



 X_{α} Квантиль порядка α \in (0, 1):

$$\mathbb{P}(X \le X_{\alpha}) \ge \alpha$$

$$\mathbb{P}(X \ge X_{\alpha}) > 1 - \alpha$$

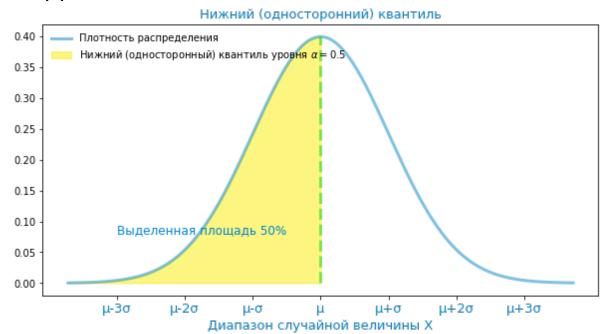




Медиана — квантиль с α = 0.5. Т.е. элементы выборки с одинаковой вероятностью попадают по обе стороны медианы.

$$\mathbb{P}(X \le X_{\alpha}) \ge 0.5$$

$$\mathbb{P}(X \ge X_{\alpha}) > 0.5$$

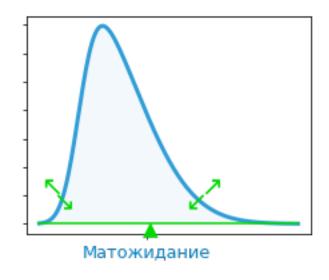


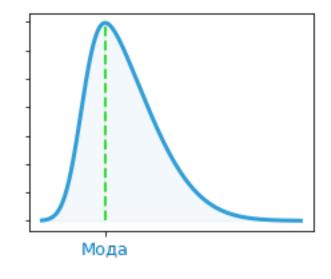


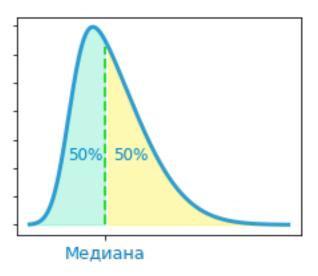
Мода — «наиболее вероятное» (частое) значение случайной величины

$$modeX = egin{cases} argmax \, p_i & X - \ Auckpetha \ argmax \, f(x), & X - \ Heпpepывна \ x^. & \end{pmatrix}$$











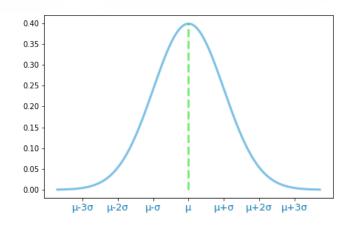
$$X \sim N(\mu, \sigma^2) \implies \mathbb{E}X = \mu = mode X = med X$$

$$\mathbb{D}X = \sigma^2$$

$$X \sim U(a, b) \implies \mathbb{E}X = med X = \frac{a+b}{2}$$

 $mode\ X$ — не определена (любое число на отрезке [a,b])

$$\mathbb{D}X = \frac{(b-a)^2}{12}$$



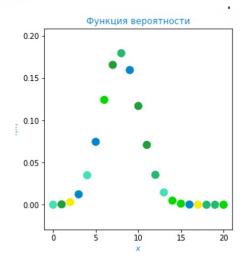




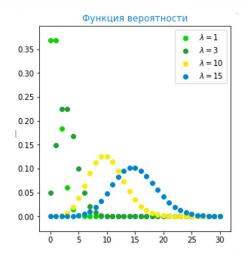


$$X \sim Ber(p) \implies \mathbb{E}X = p$$

 $\mathbb{D}X = pq$

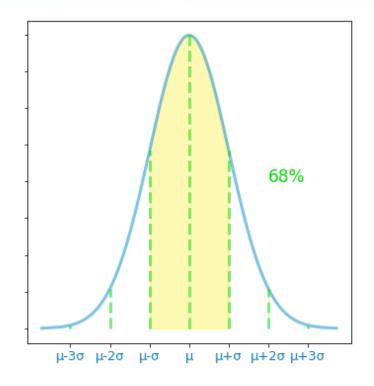


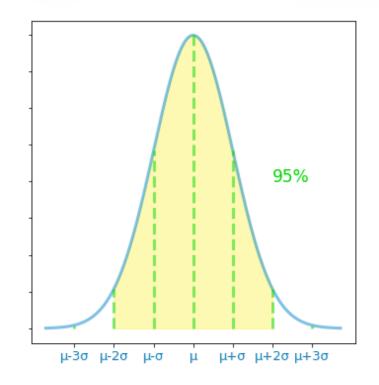
$$X \sim Ber(p) \implies \mathbb{E}X = p$$
 $X \sim Binom(n, p) \implies \mathbb{E}X = np$ $\mathbb{D}X = pq$ $\mathbb{D}X = pq$

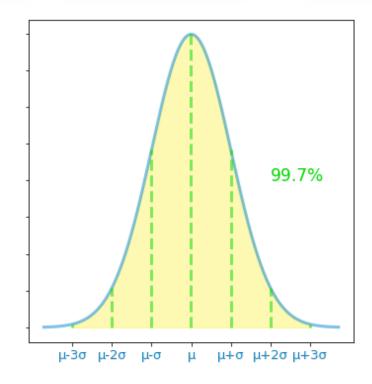


$$X \sim Pois(\lambda) \implies \mathbb{E}X = \lambda$$
 $\mathbb{D}X = \lambda$ При больших $\lambda \times \mathbb{N}(\lambda, \lambda)$

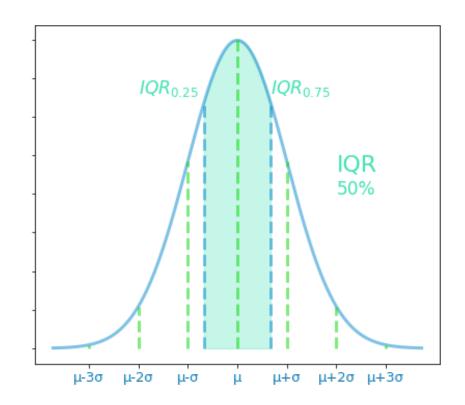


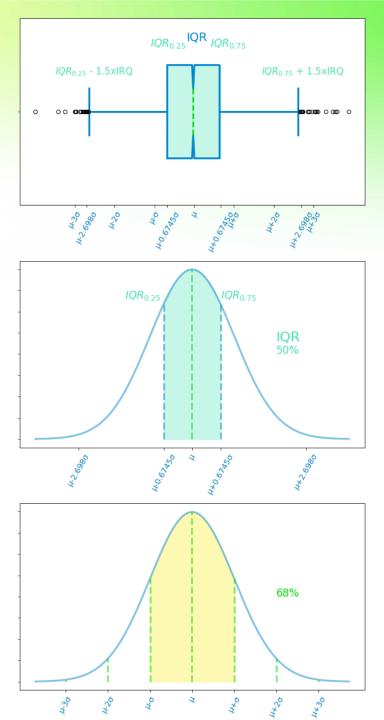














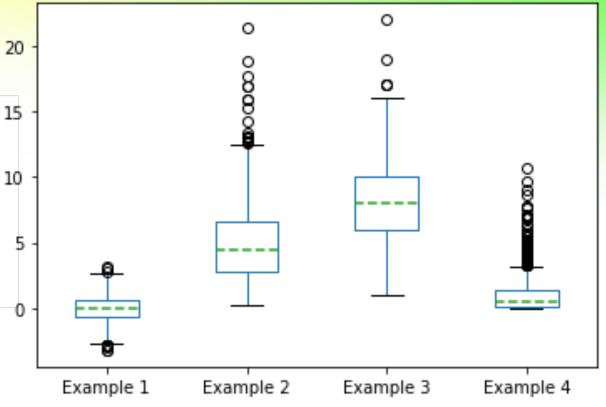
Why not to trust statistics?

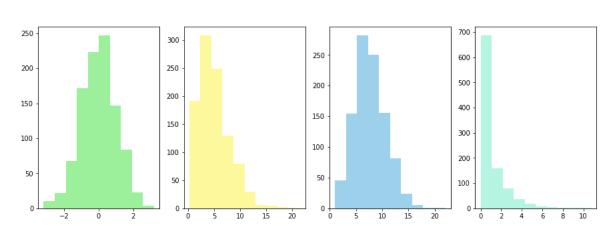
pandas.DataFrame.describe ...
scipy.stats mean/median/var/std/iqr ...
numpy mean/median/var/std/quantile ...

count	5.000000e+03				
mean	-0.019447				
std	0.983013				
min	-3.991560				
25%	-0.674213				
50%	-0.021726				
75%	0.641164				
max	3.893373				

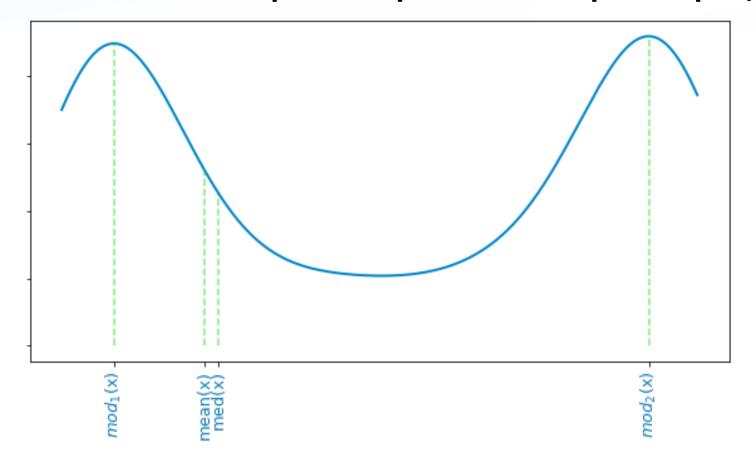


	Example 1	Example 2	Example 3	Example 4
count	1000	1000	1000	1000
mean	0.004355	5.011983	7.883000	1.026078
std	1.028369	2.971487	2.849461	1.413119
min	-3.187946	0.245101	1.000000	0.000002
25%	-0.697595	2.743008	6.000000	0.114400
50%	0.030252	4.488515	8.000000	0.493133
75%	0.673652	6.620770	10.00000	1.361201
max	3.209859	21.437900	22.00000	10.732228



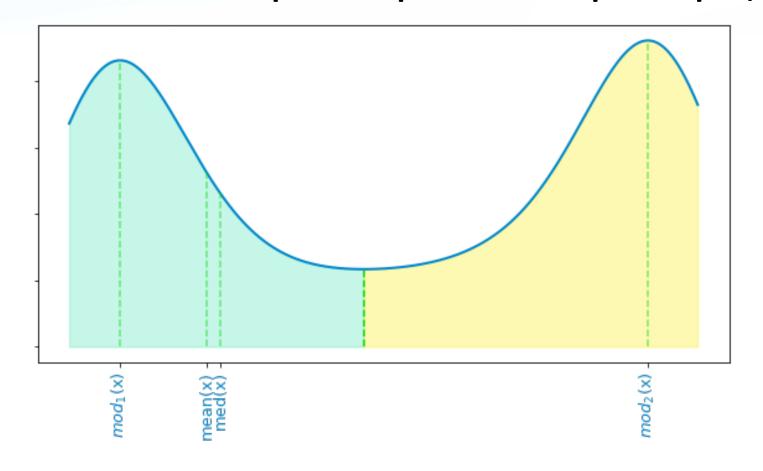






Как пользоваться?





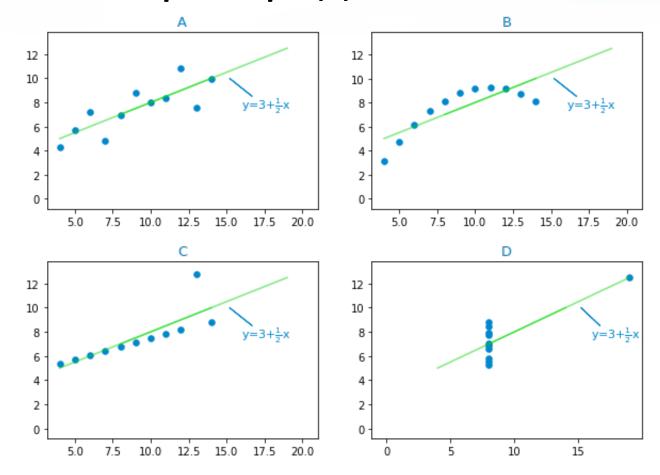
Сегментировать!



Квартет Анскомбе	A	В	С	D
Среднее значение х	9.00	9.00	9.00	9.00
Дисперсия х	11.00	11.00	11.00	11.00
Среднее значение у	7.50	7.50	7.50	7.50
Дисперсия у	4.21	4.21	4.21	4.21
R ²	0.67	0.67	0.67	0.67
Прямая линейной регрессии	y = 3 + 0.5 x			

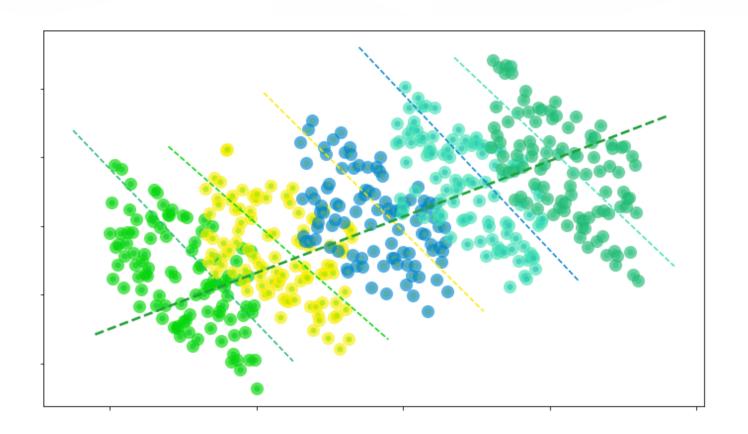


Квартет Анскомбе





Парадокс Симпсона





Всегда смотрите на гистограммы/функции вероятности!

Характеристики могут привести в заблуждение!

Но, если мы работаем в одном и том же пространстве событий, то характеристики помогают сравнивать различные подходы, показатели, препараты, продукты...



Выборочное среднее считается по такой формуле

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$$



Выборочная медиана, необходимо просто отсортировать выборку и выбрать значение в середине

$$X_{n} = (X_{1}, X_{2}, \dots, X_{n})$$

$$X_{(1)} \leq X_{(2)} \leq \dots \leq X_{(n)}$$

$$M(1) = \begin{cases} X_{(2)} \leq \dots \leq X_{(n)} \\ X_{(k+1)}, n = 2k+1 \\ X_{(k)} + X_{(k+1)}, n = 2k \end{cases}$$

$$M(1) = \begin{cases} X_{(k)} + X_{(k+1)}, n = 2k \end{cases}$$



Выборочная дисперсия считается по такой формуле, деля на n-1, а не на n мы получаем так называемую "несмещенную оценку" — это точечная оценка, математическое ожидание которой равно оцениваемому параметру.

$$S^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \bar{X})^{2}$$



Предсказательный интервал

Зная как распределена случайная величина Х, мы можем понять в каком

диапазоне она скорее всего окажется

$$\mathbb{P}(X_{\frac{\alpha}{2}} \le X \le X_{1-\frac{\alpha}{2}})$$





Доверительные интервалы

$$\mathbb{P}(C_L \leq \theta \leq C_R) \geq 1 - \alpha$$

Левый предел

Оцениваемый параметр

Правый предел Уровень доверия



Технология

Зная как распределена статистика, мы, используя алгебраические преобразования можем понять в каком диапазоне будет изменяться неизвестный параметр. Диапазон при этом чаще всего задается квантилями распределений и другими статистиками по выборке



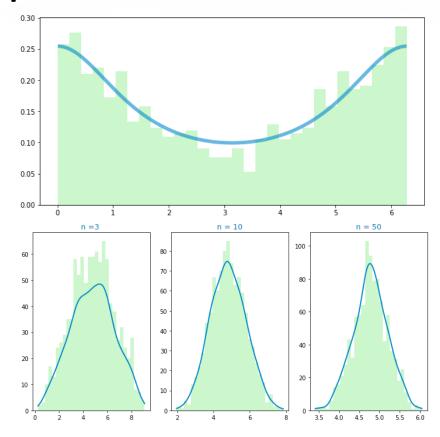
Практика? Практика!



https://habr.com/ru/post/471198/

http://datascientist.one/central-limit-theorem/

https://www.youtube.com/watch?v=InXimz8zikc





Распределение выборочного среднего набора независимых одинаково распределенных случайных величин хорошо приближается нормальным распределением:

$$\bar{X}_n \approx \sim \mathcal{N}(\mathbb{E}X, \frac{\mathbb{D}X}{n})$$



Центральная предельная теорема Предсказательный интервал для \overline{X}

$$P(\mu - z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \le \overline{X_n} \le \mu + z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}) = 1 - \alpha$$

Доверительный интервал для μ

$$P(\overline{X_{n}} - z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \le \mu \le \overline{X_{n}} + z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}) = 1 - \alpha$$



Доверительный интервал для $\mathbb{E} X$

$$P(\overline{X_{n}} - z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\mathbb{D}X}{n}} \leq \mathbb{E}X \leq \overline{X_{n}} + z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\mathbb{D}X}{n}}) = 1 - \alpha$$

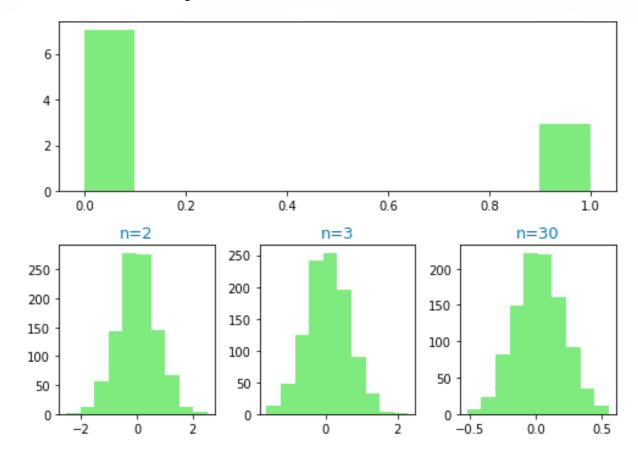


Распределение Бернулли

$$X \sim Ber(p)$$

$$P(X = 1) = p$$

 $P(X = 0) = 1 - p = q$





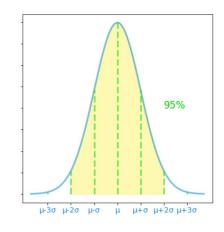


Распределение Бернулли

$$ar{p} pprox \sim N(\mathbb{E}X, \frac{\mathbb{D}X}{n})$$
 $X \sim Ber(p) \Longrightarrow \mathbb{E}X = p, \mathbb{D}X = p(1-p)$

$$\bar{p} \approx \sim N(p, \frac{p(1-p)}{n})$$

$$\sigma = \sqrt{\frac{\bar{p}(1-\bar{p})}{n}}$$



$$P(\bar{p} - 2\sqrt{\frac{\bar{p}(1-\bar{p})}{n}} \le p \le \bar{p} + 2\sqrt{\frac{\bar{p}(1-\bar{p})}{n}}) \approx 95\%$$

Пример:

Эксперимент 1: 30 подбрасываний, \bar{p} = 0.467 **95%** доверительный интервал: **0.285...0.649**

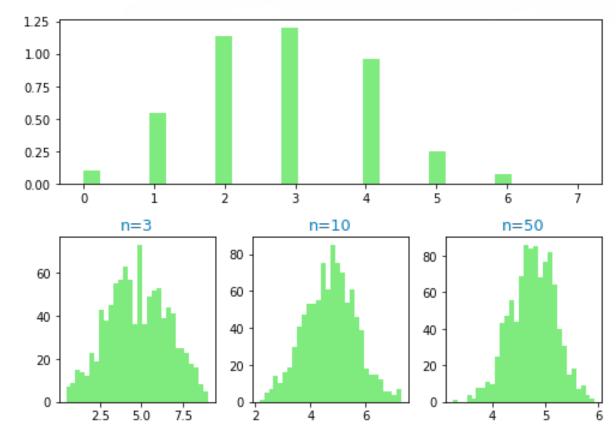
Эксперимент 2: 700 подбрасываний, $\overline{p}=0.556$ **95%** доверительный интервал: **0.519...0.594**



Биномиальное распределение

$$P(X = n) = p^{n} *$$

$$P(X = k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$$



^{*} вероятность попасть n-раз

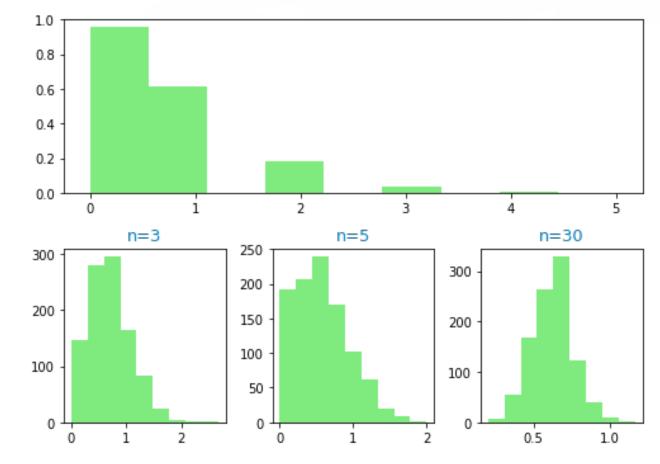
^{**} вероятность попасть k-раз из n



Биноминальное распределение

$$P(X = n) = p^{n}$$

$$P(X = k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$$

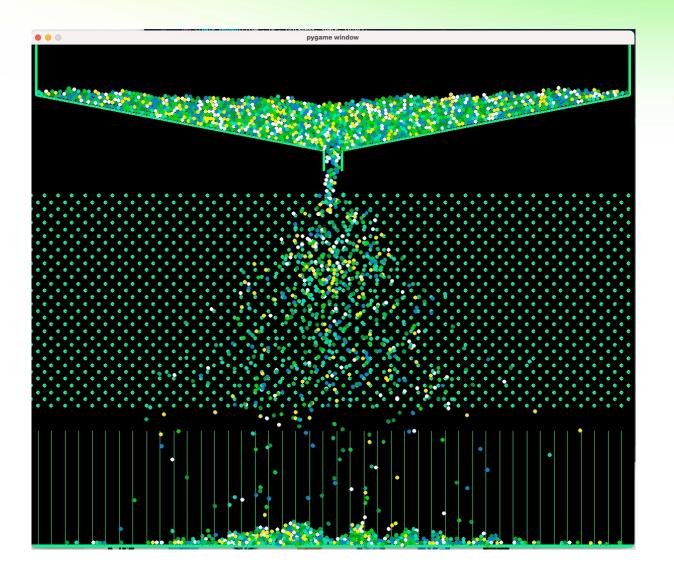


^{*} вероятность попасть n-раз

^{**} вероятность попасть k-раз из n



ЦПТ. Машина Гальтона





Практика? Практика!







Практика? Практика!



Резюме

- Узнали как оценивать распределение по выборке
- Рассмотрели важные характеристики распределений
- Посмотрели на важные статистики
- Узнали что такое Центральная предельная теорема и чем она может быть полезна



Обратная связь





Спасибо за внимание!