

# ОДНОВЫБОРОЧНЫЕ КРИТЕРИИ СТЮДЕНТА

---

# ВЕС ДЕТЕЙ ПРИ РОЖДЕНИИ

---

- › Средний вес детей при рождении — 3.3 кг, у женщин, живущих за чертой бедности — 2.8 кг.
- › 25 женщин, живущих за чертой бедности, участвовали в экспериментальной программе ведения беременности. Средний вес их детей при рождении составил 3075 г, стандартное отклонение 500 г.

# ВЕС ДЕТЕЙ ПРИ РОЖДЕНИИ

---

- › 25 женщин, живущих за чертой бедности, участвовали в экспериментальной программе ведения беременности. Средний вес их детей при рождении составил 3075 г, стандартное отклонение 500 г.
- › Эффективна ли программа?

# Z-КРИТЕРИЙ

выборка:  $X^n = (X_1, \dots, X_n)$ ,

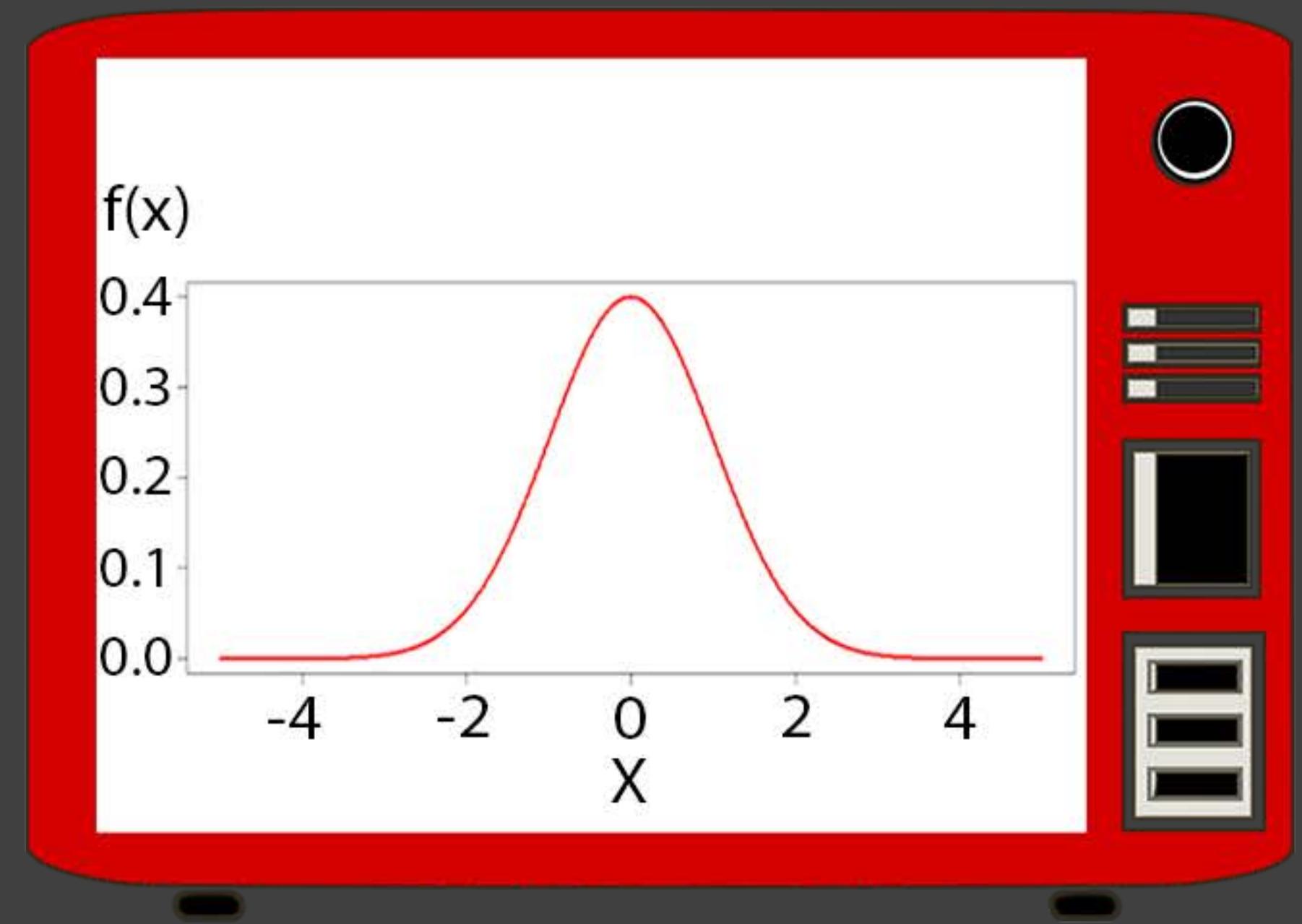
$X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $\sigma$  известна

нулевая гипотеза:  $H_0: \mu = \mu_0$

альтернатива:  $H_1: \mu < \neq > \mu_0$

статистика:  $Z(X^n) = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}}$

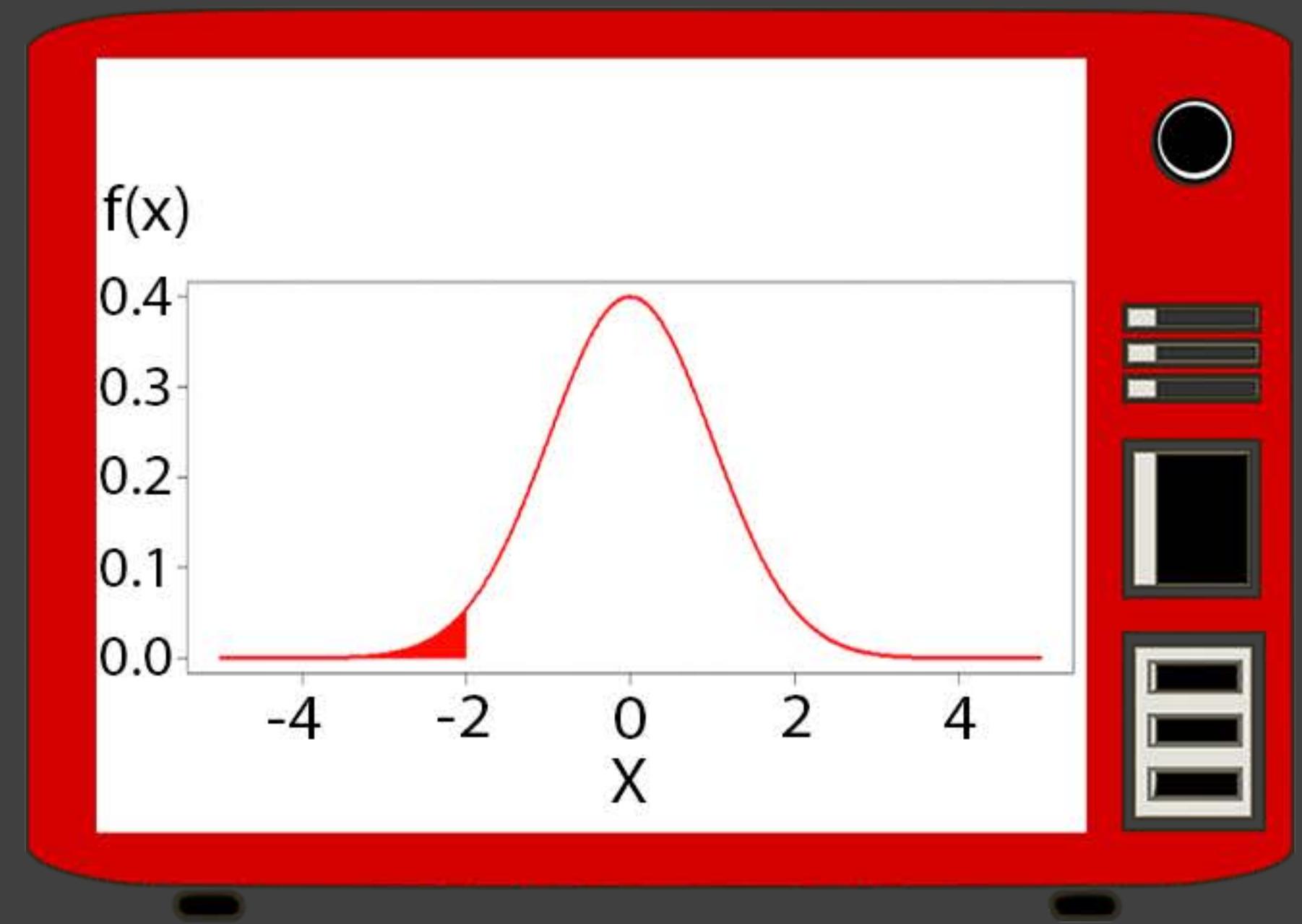
нулевое распределение:  $Z(X^n) \sim N(0, 1)$



» Достигаемый уровень значимости:

► При  $H_1: \mu < \mu_0$

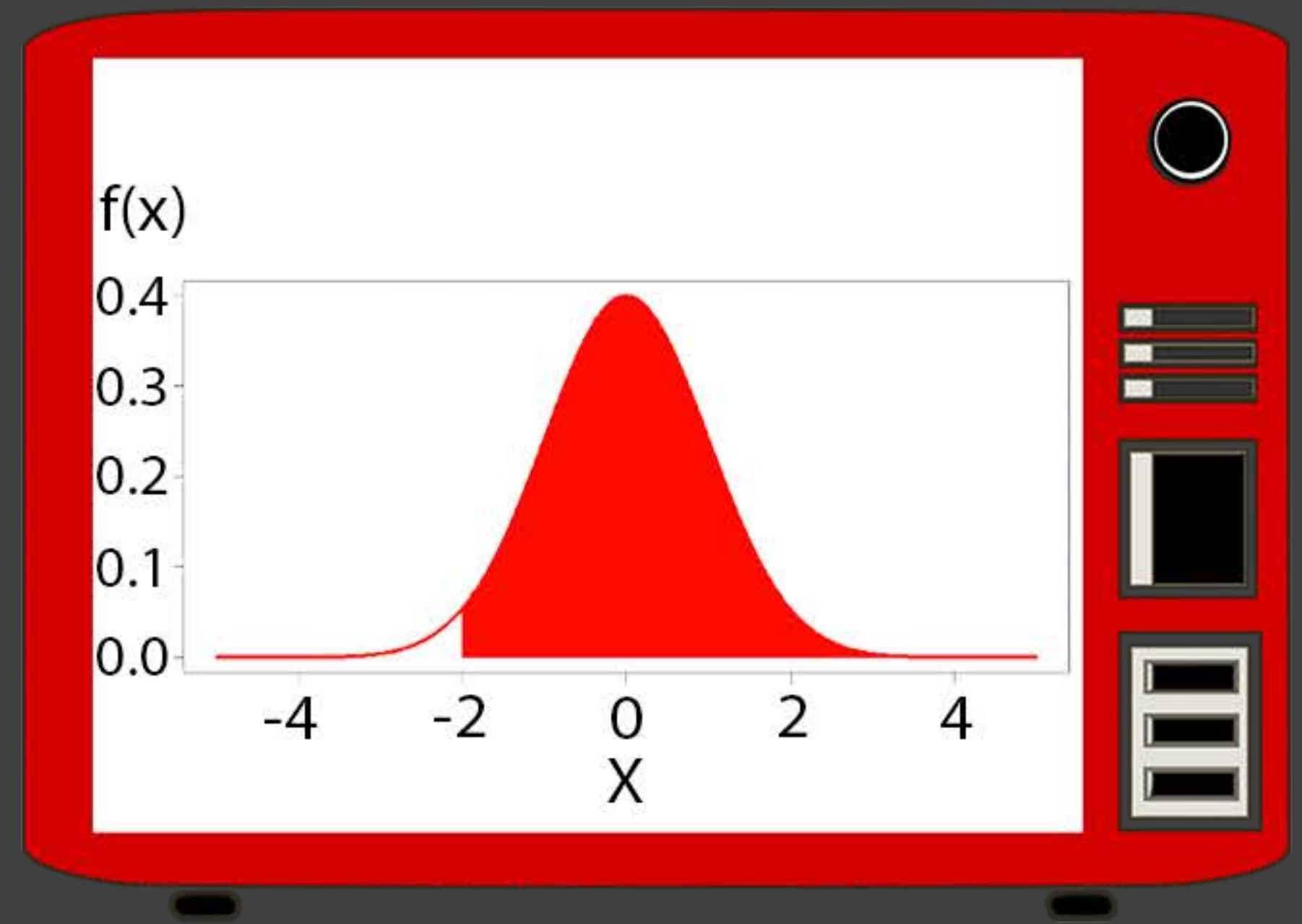
$$p = F_{N(0,1)}(z)$$



» Достигаемый уровень значимости:

► При  $H_1: \mu > \mu_0$

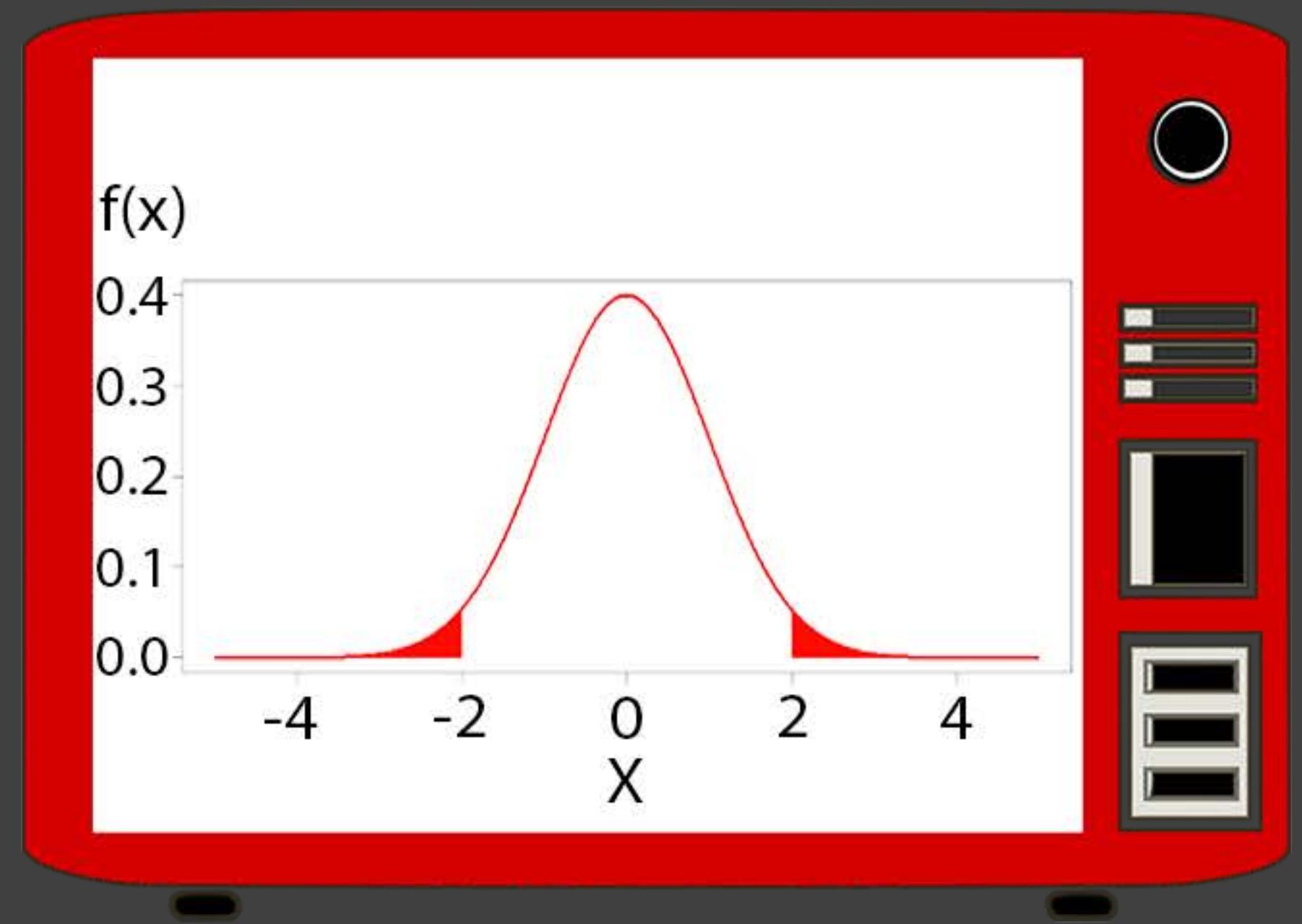
$$p = 1 - F_{N(0,1)}(z)$$



» Достигаемый уровень значимости:

► При  $H_1: \mu \neq \mu_0$

$$p = 2(1 - F_{N(0,1)}(|z|))$$



# t-КРИТЕРИЙ

выборка:  $X^n = (X_1, \dots, X_n),$

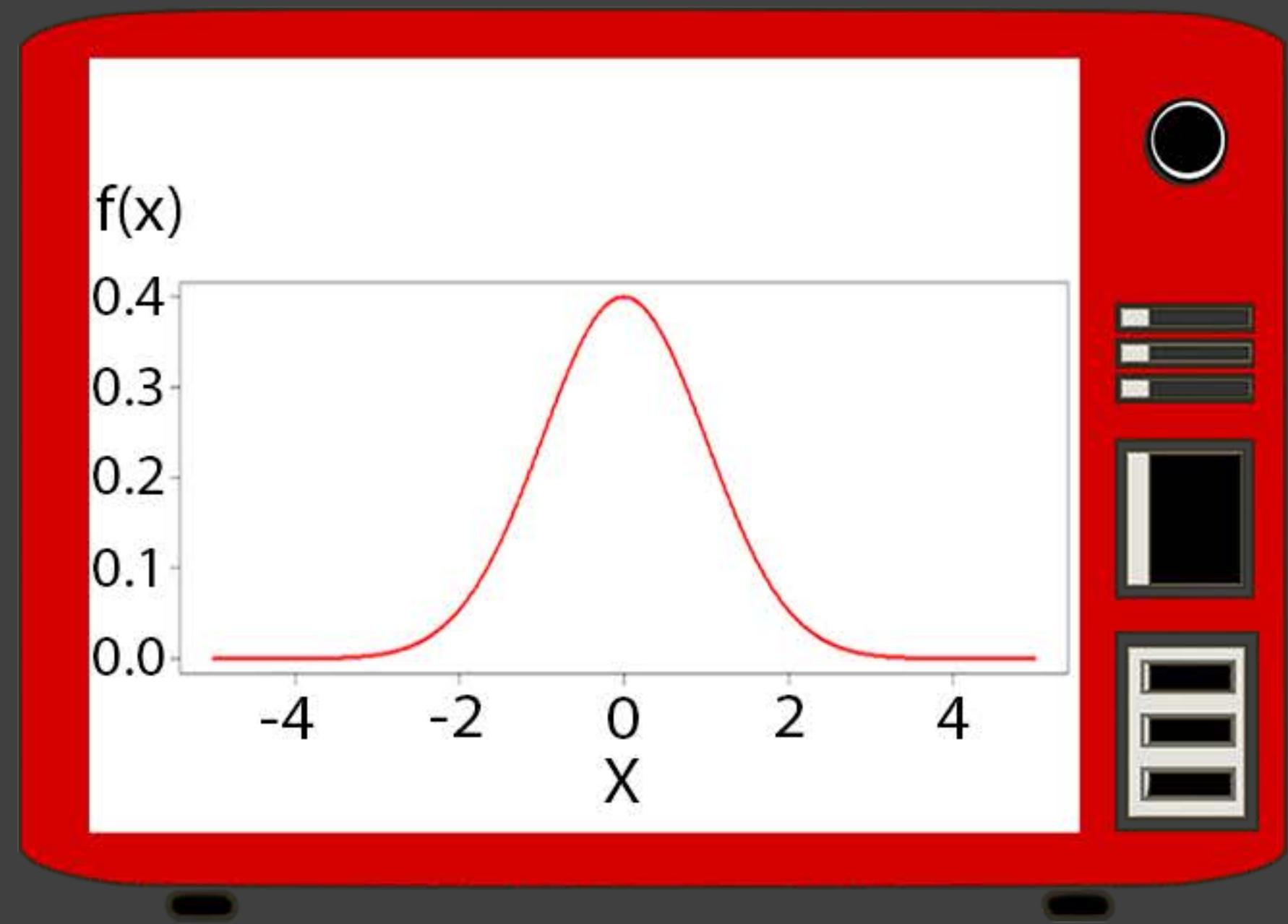
$X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $\sigma$  неизвестна

нулевая гипотеза:  $H_0: \mu = \mu_0$

альтернатива:  $H_1: \mu < \neq > \mu_0$

статистика:  $T(X^n) = \frac{\bar{X} - \mu_0}{S/\sqrt{n}}$

нулевое распределение:  $T(X^n) \sim St(n - 1)$



- » Достигаемый уровень значимости:

$$p = \begin{cases} F_{St(n-1)}(t), & H_1: \mu < \mu_0 \\ 1 - F_{St(n-1)}(t), & H_1: \mu > \mu_0 \\ 2(1 - F_{St(n-1)}(|t|)), & H_1: \mu \neq \mu_0 \end{cases}$$

# t-КРИТЕРИЙ

---

- » С ростом объёма выборки разница между t- и Z-критериями уменьшается.

# ВЕС ДЕТЕЙ ПРИ РОЖДЕНИИ

---

- »  $H_0$ : программа неэффективна,  $\mu = 2800$ .
- »  $H_1$ : программа как-то влияет на вес детей,  
 $\mu \neq 2800$ .
- » t-критерий:  $p = 7.1 \times 10^{-13}$ , средний вес детей  
увеличивается на 275 г (95% доверительный  
интервал — [233.7, 316.3])

# ВЕС ДЕТЕЙ ПРИ РОЖДЕНИИ

---

- »  $H_0$ : программа неэффективна,  $\mu = 2800$
- »  $H_1$ : программа как-то влияет на вес детей,  
 $\mu > 2800$
- » t-критерий:  $p = 3.55 \times 10^{-13}$ , средний вес детей  
увеличивается на 275 г (нижний 95%  
доверительный предел — 240.7 г)

# АЛЬТЕРНАТИВА

---



- Одностороннюю альтернативу можно использовать, если знак изменения среднего известен заранее.
  
- Альтернатива должна выбираться до получения данных!

- » Одновыборочные Z- и t-критерии Стьюдента
- » Односторонняя и двусторонняя альтернатива
- » Далее: двухвыборочные критерии Стьюдента

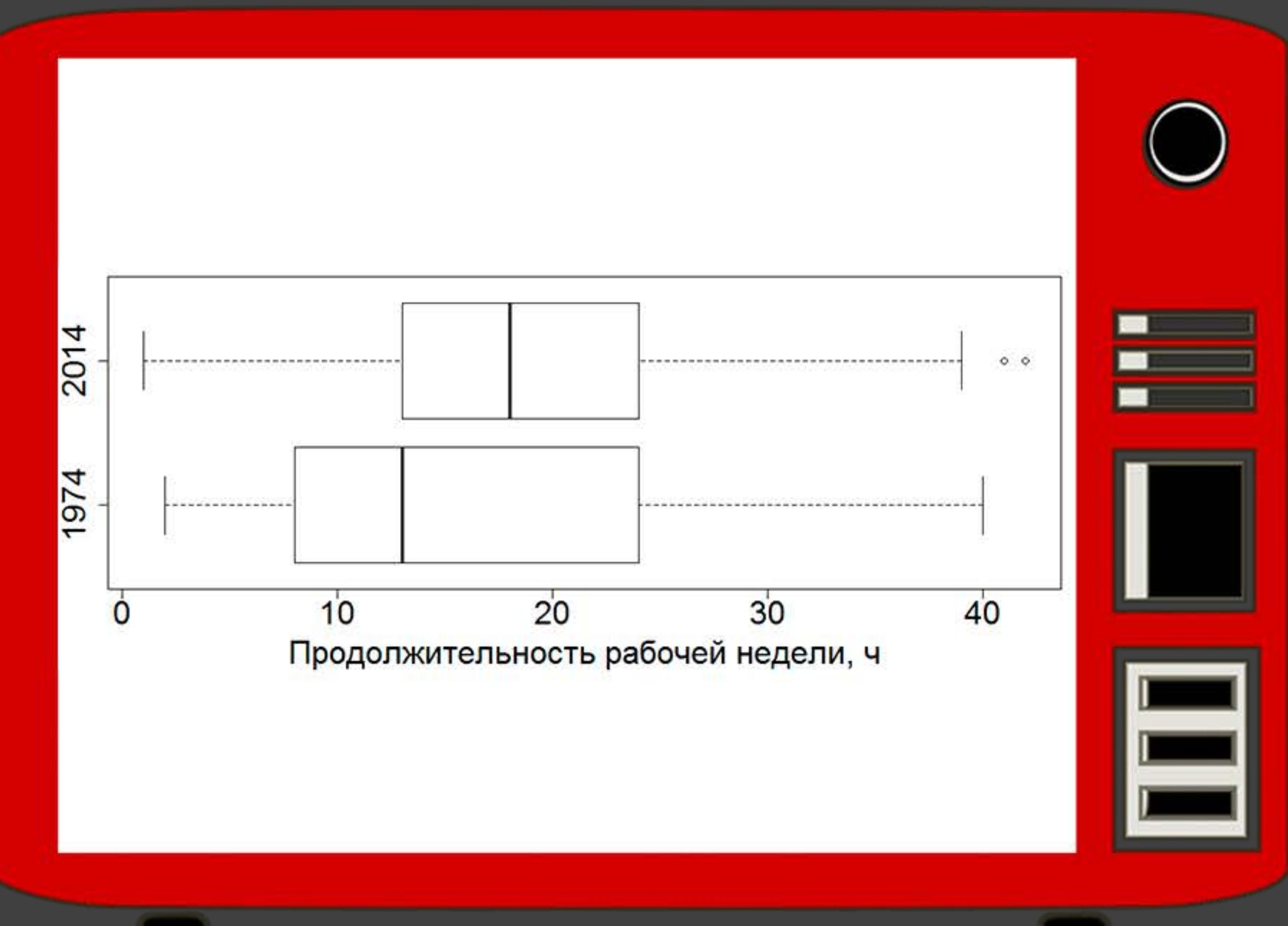
# ДВУХВЫБОРОЧНЫЕ КРИТЕРИИ СТУДЕНТА

---

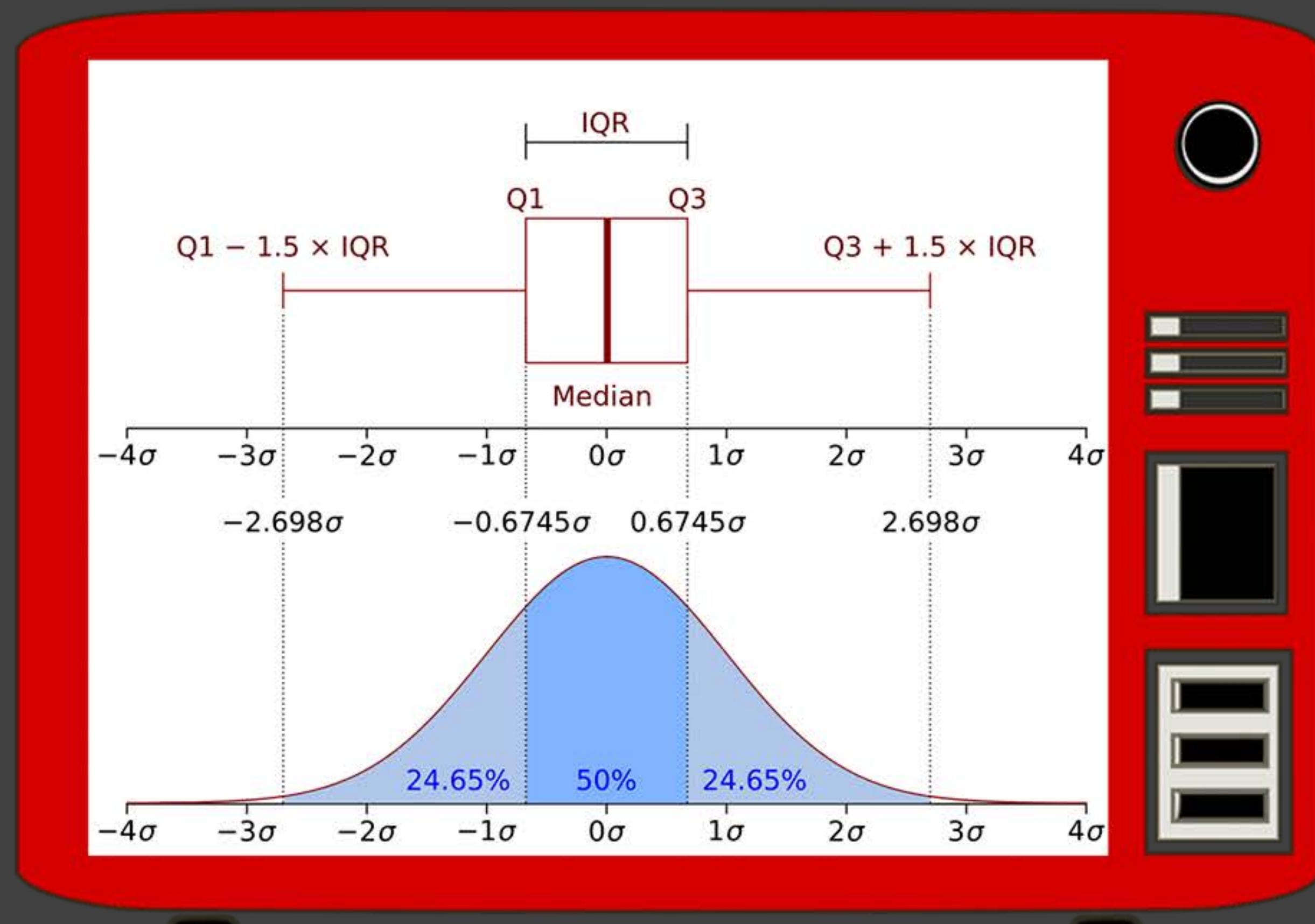
# ПРОДОЛЖИТЕЛЬНОСТЬ РАБОЧЕЙ НЕДЕЛИ

---

- » В 1974 году 108 респондентов GSS работали неполный день, в 2014 — 196. Для каждого из них известно количество рабочих часов за неделю, предшествующую опросу
- » Изменилось ли среднее время работы у работающих неполный день?



- » Ящик с усами — способ визуализации основных характеристик распределения
- » Длина усов отличается в разных реализациях



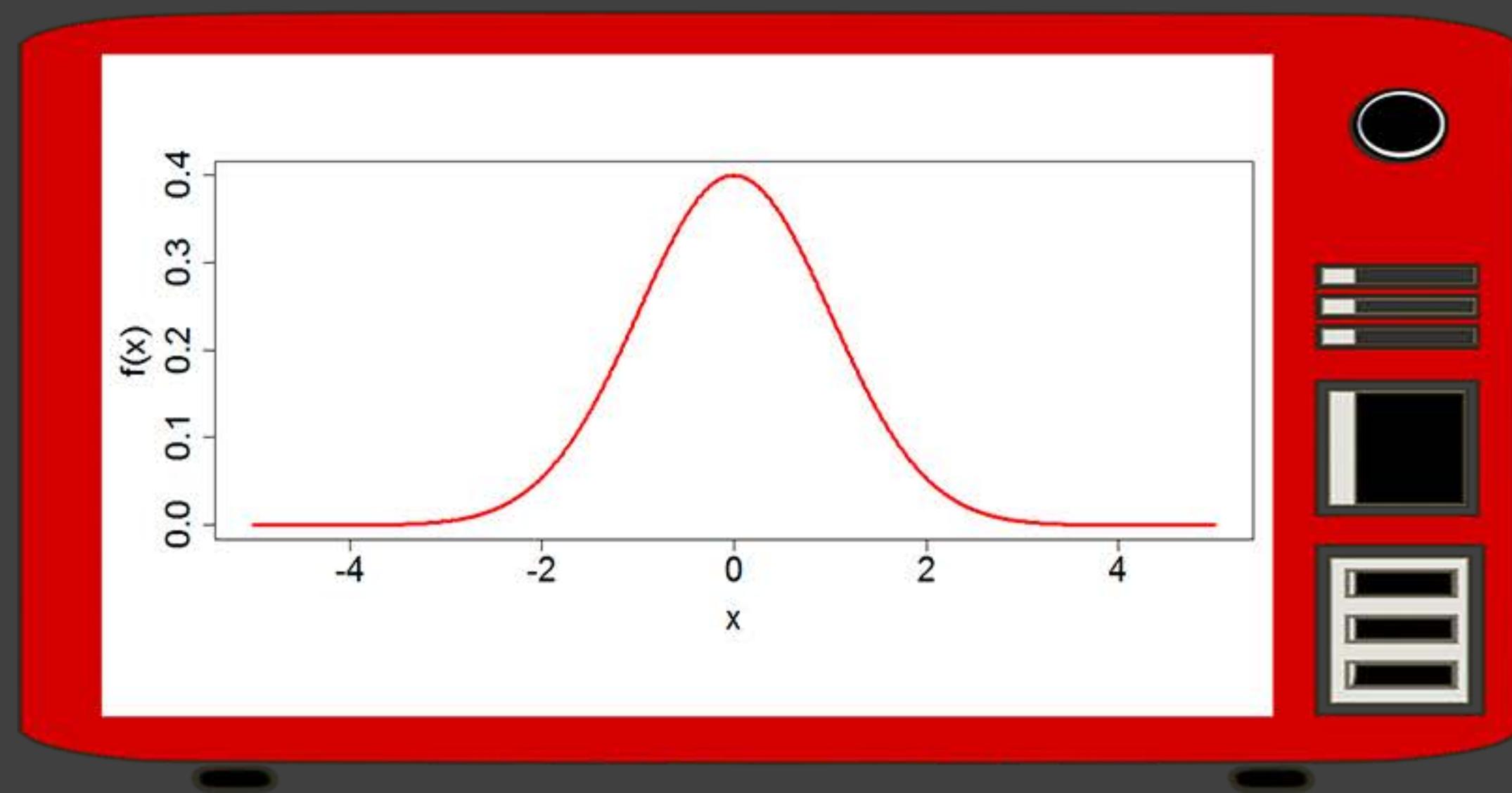
# Z-КРИТЕРИЙ

выборки:  $X_1^{n_1} = (X_{11}, \dots, X_{1n_1})$   
 $X_2^{n_2} = (X_{21}, \dots, X_{2n_2})$   
 $X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$   
 $\sigma_1, \sigma_2$  известны

нулевая гипотеза:  $H_0: \mu_1 = \mu_2$   
альтернатива:  $H_1: \mu_1 < \neq > \mu_2$

статистика:  $Z(X_1^{n_1}, X_2^{n_2}) = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$

нулевое распределение:  $Z(X_1^{n_1}, X_2^{n_2}) \sim N(0, 1)$



# t-КРИТЕРИЙ

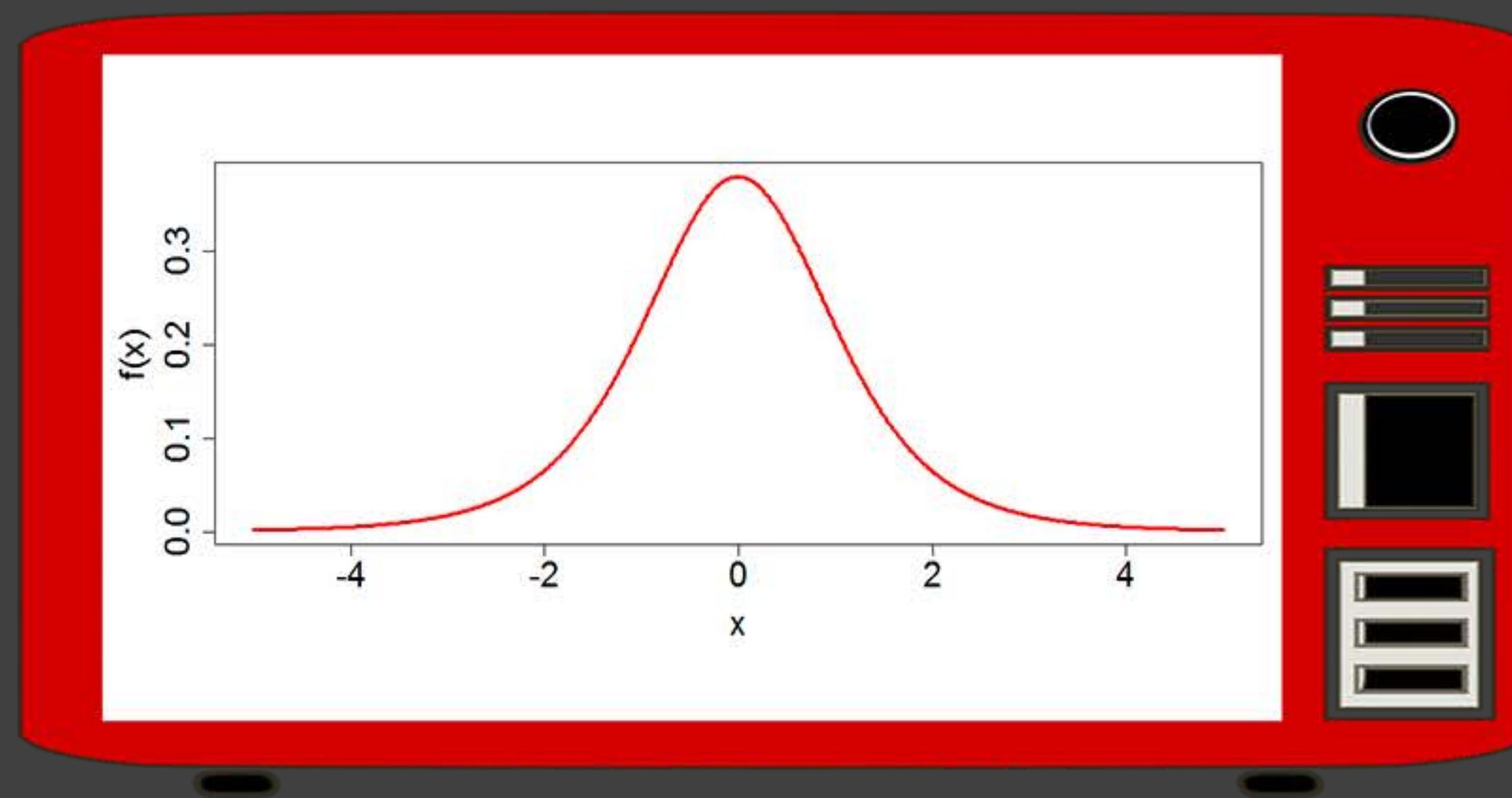
выборки:  $X_1^{n_1} = (X_{11}, \dots, X_{1n_1})$   
 $X_2^{n_2} = (X_{21}, \dots, X_{2n_2})$   
 $X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$   
 $\sigma_1, \sigma_2$  неизвестны

нулевая гипотеза:  $H_0: \mu_1 = \mu_2$

альтернатива:  $H_1: \mu_1 < \neq > \mu_2$

статистика:  $T(X_1^{n_1}, X_2^{n_2}) = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}}$

нулевое распределение:  $T(X_1^{n_1}, X_2^{n_2}) \approx \sim St(\nu)$



# t-КРИТЕРИЙ

---

$$\nu = \frac{\left( \frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2} \right)^2}{\frac{S_1^4}{n_1^2(n_1-1)} + \frac{S_2^4}{n_2^2(n_2-1)}}$$

- Нулевое распределение приближённое, а не точное. Точного решения не существует! (проблема Беренца-Фишера)

# t-КРИТЕРИЙ

$$\nu = \frac{\left( \frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2} \right)^2}{\frac{S_1^4}{n_1^2(n_1-1)} + \frac{S_2^4}{n_2^2(n_2-1)}}$$

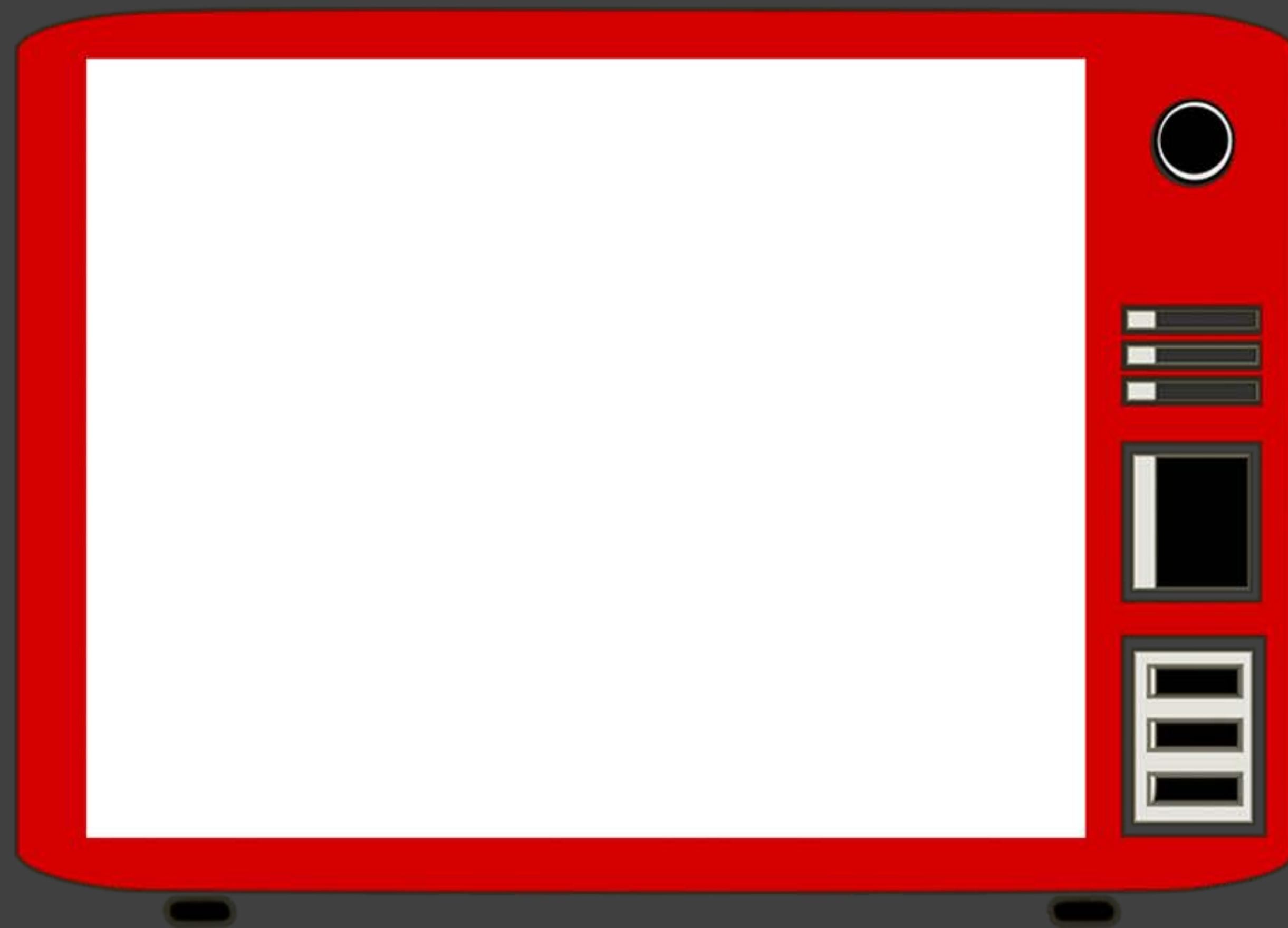
- › Приближение достаточно точно при  $n_1 = n_2$  или  $[n_1 > n_2] = [\sigma_1 > \sigma_2]$

# ПРОДОЛЖИТЕЛЬНОСТЬ РАБОЧЕЙ НЕДЕЛИ

---

- »  $H_0$ : среднее время работы не изменилось,  $\mu_1 = \mu_2$
- $H_1$ : среднее время работы изменилось,  $\mu_1 \neq \mu_2$
  
- » t-критерий:  $p = 0.02707$ , средняя продолжительность рабочей недели увеличилась на 2.57 часов (95% доверительный интервал — [0.29, 4.85] ч).

- » Двухвыборочные Z- и t-критерии Стьюдента
- » Проблема Беренца-Фишера
- » Далее: связанные выборки



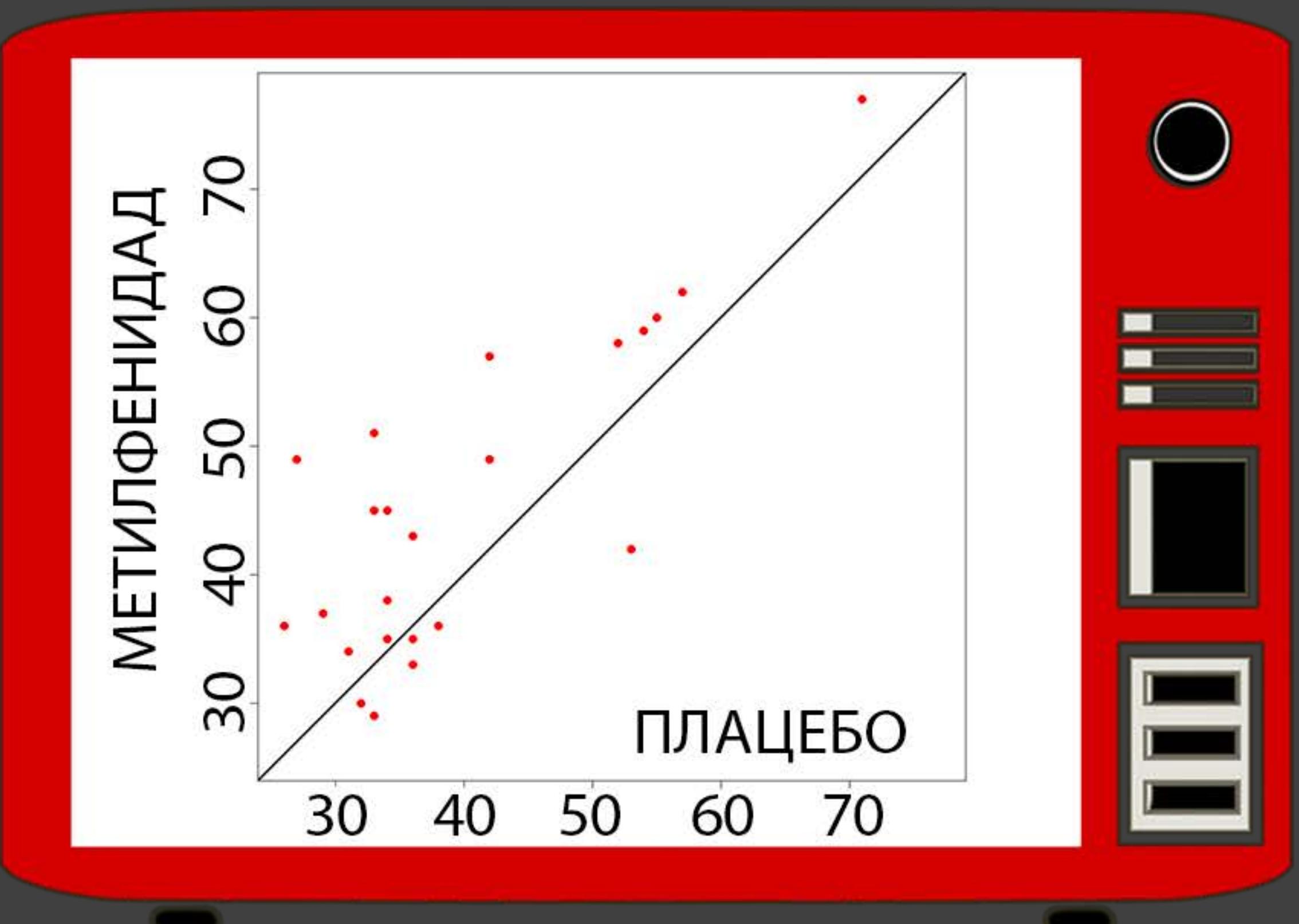
# КРИТЕРИЙ СТЮДЕНТА ДЛЯ СВЯЗАННЫХ ВЫБОРОК

---

# ЛЕЧЕНИЕ СДВГ

---

- » 24 ребёнка прошли тест на способность к подавлению импульсивных поведенческих реакций после недели приёма метилфенидата и после недели приёма плацебо.

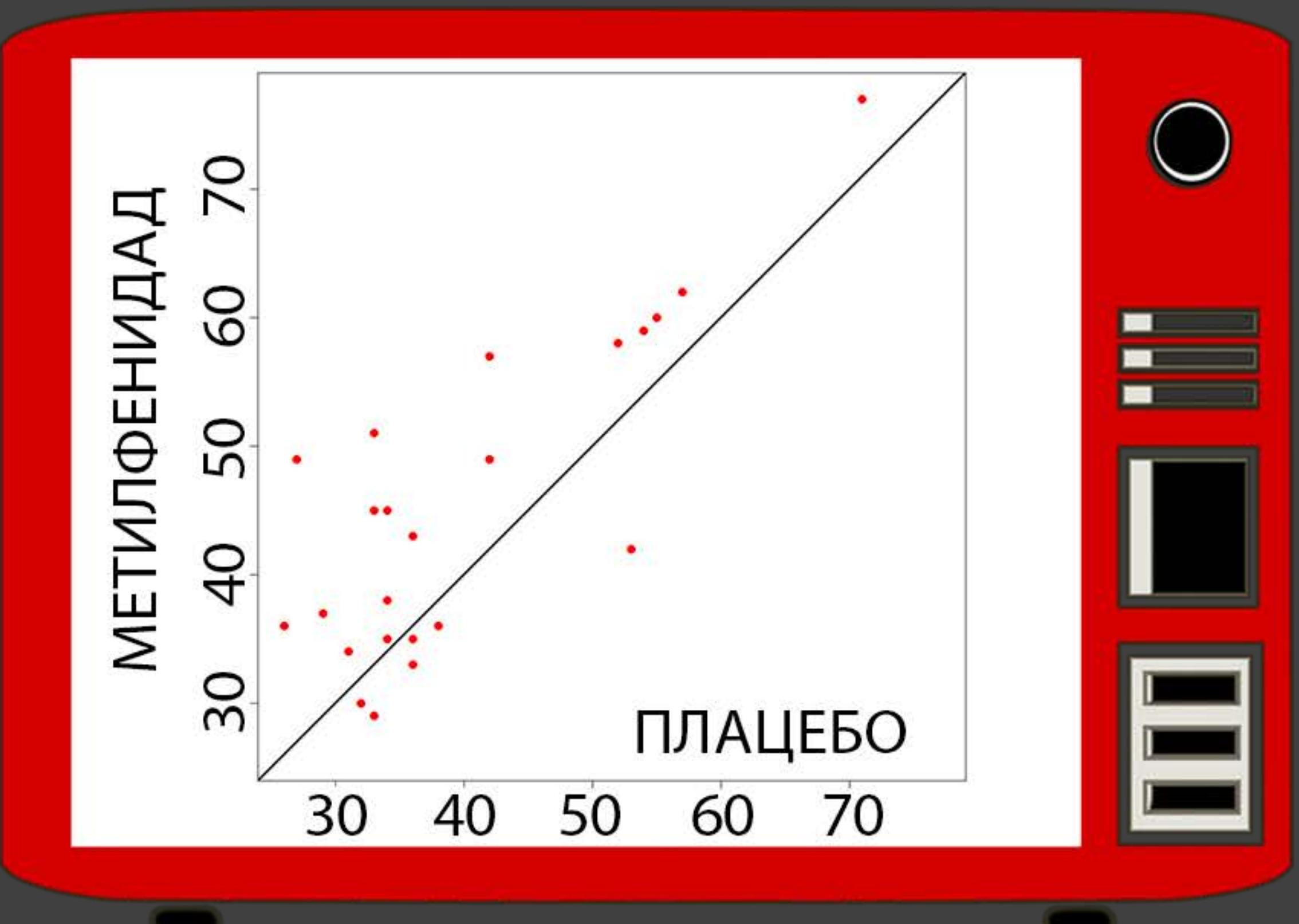


# ЛЕЧЕНИЕ СДВГ

---



› Каков эффект препарата?



# t-КРИТЕРИЙ ДЛЯ СВЯЗАННЫХ ВЫБОРОК

выборки:  $X_1^n = (X_{11}, \dots, X_{1n}), X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$   
 $X_2^n = (X_{21}, \dots, X_{2n}), X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$

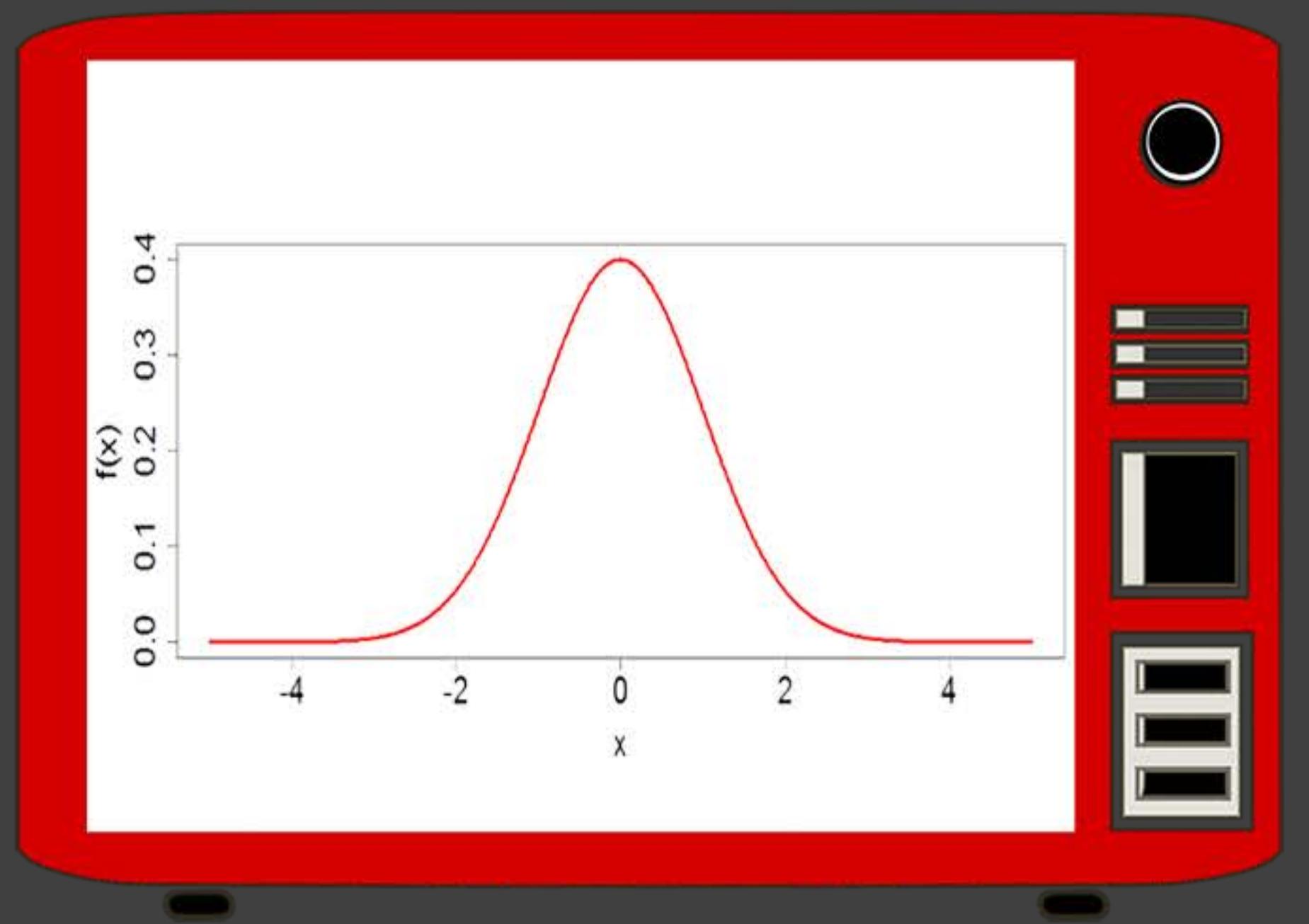
нулевая гипотеза:  $H_0: \mu_1 = \mu_2$

альтернатива:  $H_1: \mu_1 < \neq > \mu_2$

статистика:  $T(X_1^n, X_2^n) = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{S/\sqrt{n}}$

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

нулевое распределение:  $T(X_1^n, X_2^n) \sim St(n-1)$



# t-КРИТЕРИЙ ДЛЯ СВЯЗАННЫХ ВЫБОРОК

---

- » ⇔ Переходим от пары связанных выборок к выборке их попарных разностей и применяем одновыборочный t-критерий.

- »  $H_0$ : способность к подавлению импульсивных поведенческих реакций не изменилась,  $\mu_1 = \mu_2$ .
- »  $H_1$ : способность к подавлению импульсивных поведенческих реакций изменилась,  $\mu_1 \neq \mu_2$ .

# ЛЕЧЕНИЕ СДВГ

---

- » t-критерий:  $p = 0.00377$ , средняя способность к подавлению импульсивных поведенческих реакций увеличилась на 4.95 пунктов (95% доверительный интервал — [1.78, 8.14] пунктов).

- › Пять видов критериев Стьюдента
- › Далее: нормальность выборок

# НОРМАЛЬНОСТЬ ВЫБОРОК

---

# КРИТЕРИЙ ХИ-КВАДРАТ

выборка:  $X^n = (X_1, \dots, X_n)$

нулевая гипотеза:  $H_0: X \sim N(\mu, \sigma^2)$

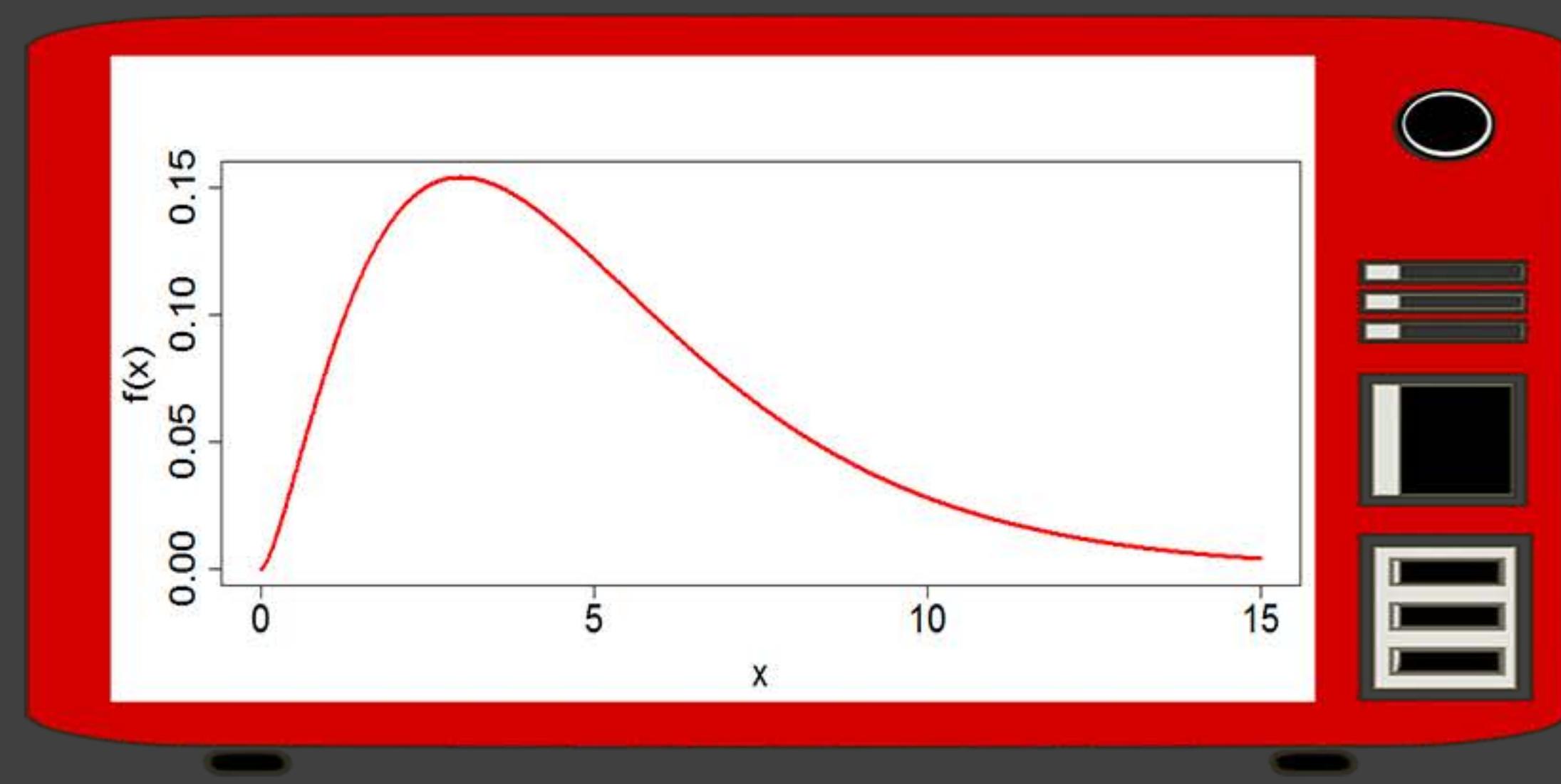
альтернатива:  $H_1: H_0$  неверна

статистика:  $\chi^2(X^n) = \sum_{i=1}^K \frac{(n_i - np_i)^2}{np_i}$

нулевое распределение:  $\chi^2(X^n) \sim \begin{cases} \chi^2_{K-1}, & \mu, \sigma \text{ заданы} \\ \chi^2_{K-3}, & \mu, \sigma \text{ оцениваются} \end{cases}$

$n_i$  — число элементов выборки в  $[a_i, a_{i+1}]$

$p_i = F_{N(\mu, \sigma^2)}(a_{i+1}) - F_{N(\mu, \sigma^2)}(a_i)$



# КРИТЕРИЙ ХИ-КВАДРАТ

---

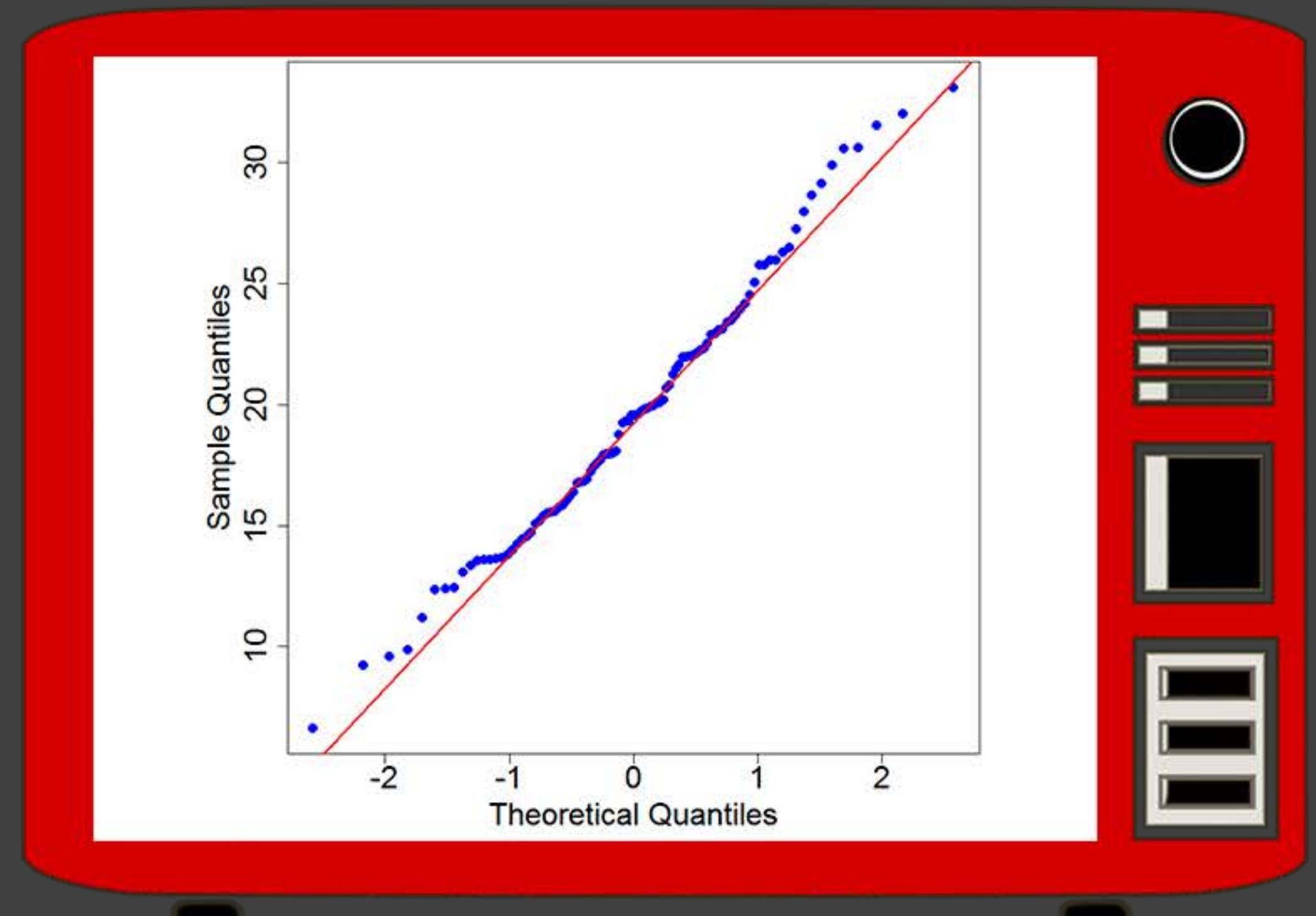
## » Недостатки:

- ▶ Разбиение на интервалы неоднозначно;
- ▶ Требует больших выборок ( $np_i > 5$  в 80% интервалов).

# Q-Q PLOT

---

- » Визуальный метод проверки согласия выборки и распределения — ку-ку график:



# КРИТЕРИЙ ШАПИРО-УИЛКА

---

выборка:  $X^n = (X_1, \dots, X_n)$

нулевая гипотеза:  $H_0: X \sim N(\mu, \sigma^2)$

альтернатива:  $H_1: H_0$  неверна

статистика: 
$$W(X^n) = \frac{\left( \sum_{i=1}^n a_i X_{(i)} \right)^2}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}$$

нулевое распределение: табличное

# КРИТЕРИЙ ШАПИРО-УИЛКА

---

- $a_i$  основаны на матожиданиях порядковых статистик нормального распределения и также табулированы
- Критерий проверяет, сильно ли точки на ку-ку графике отклоняются от прямой

# ДРУГИЕ КРИТЕРИИ ДЛЯ ПРОВЕРКИ НОРМАЛЬНОСТИ

---



- » Харке-Бера, Колмогорова (Лиллиефорса),  
Крамера-фон Мизеса, Андерсона-Дарлинга, ...
- » ???

# ЗАЧЕМ ПРОВЕРЯТЬ НОРМАЛЬНОСТЬ?

---



- › На маленьких выборках нормальность, скорее всего, не отвергается
- › На больших выборках нормальность, скорее всего, отвергается
- › Многие методы нечувствительны к отклонениям от нормальности (например, критерии Стьюдента)

# ЗАЧЕМ ПРОВЕРЯТЬ НОРМАЛЬНОСТЬ?

---



- » Многие методы нечувствительны к отклонениям от нормальности (например, критерии Стьюдента)
- » «Все модели неверны, но некоторые полезны»  
(Джордж Бокс)

# КАК ПРОВЕРЯТЬ НОРМАЛЬНОСТЬ?

---

- › Если данные явно ненормальны (например, бинарны или дискретны), нужно выбрать метод, специфичный для такого распределения
- › Если на ку-ку графике не видно существенных отклонений от нормальности, можно сразу использовать методы, устойчивые к небольшим отклонениям

# КАК ПРОВЕРЯТЬ НОРМАЛЬНОСТЬ?

---

- Если на ку-ку графике не видно существенных отклонений от нормальности, можно сразу использовать методы, устойчивые к небольшим отклонениям
- Если метод чувствителен к отклонениям от нормальности, проверять её рекомендуется критерием Шапиро-Уилка

# КАК ПРОВЕРЯТЬ НОРМАЛЬНОСТЬ?

---

- › Если метод чувствителен к отклонениям от нормальности, проверять её рекомендуется критерием Шапиро-Уилка
- › Если нормальность отвергается, чувствительные методы, предполагающие нормальность, использовать нельзя!

- › Предположение нормальности и способы его проверки
- › Далее: применение в Python

# ГИПОТЕЗЫ О ДОЛЯХ

---

# ОТБОР ПРИСЯЖНЫХ

---

- › Известный педиатр Бенджамин Спок был арестован за участие в антивоенной демонстрации. Его дело должен был рассматривать суд присяжных.
- › Присяжные назначаются с помощью многоступенчатой процедуры, на очередном этапе которой было отобрано 300 человек; среди них оказалось только 90 женщин.

# ОТБОР ПРИСЯЖНЫХ

---



- › Присяжные назначаются с помощью многоступенчатой процедуры, на очередном этапе которой было отобрано 300 человек; среди них оказалось только 90 женщин.
- › Был ли отбор беспристрастным?

# Z-КРИТЕРИЙ ДЛЯ ДОЛИ

выборка:  $X^n = (X_1, \dots, X_n)$

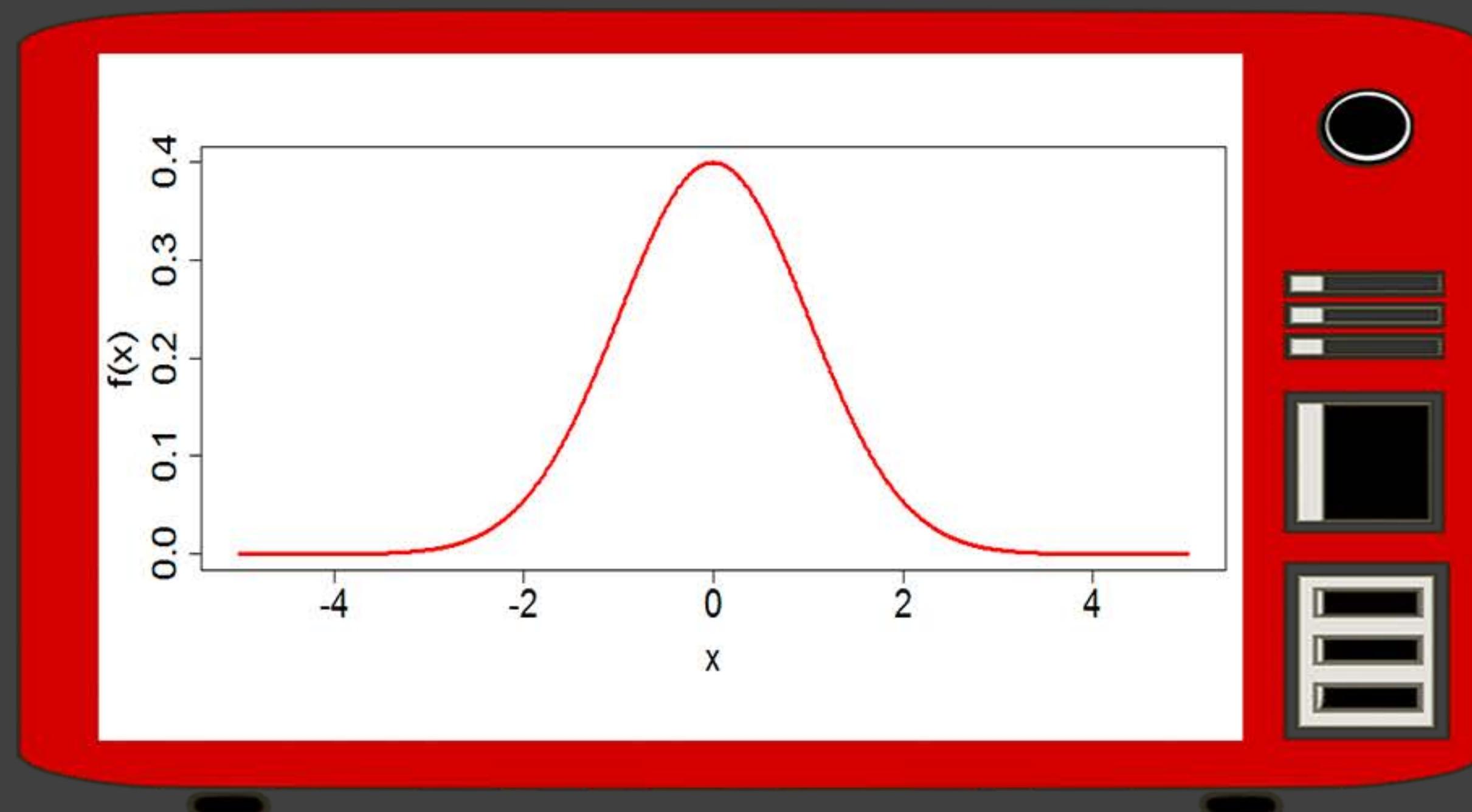
$X \sim Ber(p)$

нулевая гипотеза:  $H_0: p = p_0$

альтернатива:  $H_1: p < \neq > p_0$

статистика:  $Z(X^n) = \frac{\hat{p} - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}}, \hat{p} = \bar{X}_n$

нулевое распределение:  $Z(X^n) \sim N(0, 1)$



# ОТБОР ПРИСЯЖНЫХ

---

- ›  $H_0$ : процедура отбора была беспристрастной, женщины попадали в выборку с вероятностью  $1/2$
- ›  $H_1$ : процедура отбора была смещённой
- › Z-критерий:  $p = 4.6 \times 10^{-12}$ , женщины отбирались с вероятностью 0.3 (95% доверительный интервал —  $[0.248, 0.352]$ )

# РЕЙТИНГ ПРЕМЬЕР-МИНИСТРА

---



- › Из 1600 опрошенных граждан Великобритании, имеющих право голоса, 944 высказали одобрение деятельности премьер-министра.
- › Через 6 месяцев одобрение высказали 880 из 1600 опрошенных.

# РЕЙТИНГ ПРЕМЬЕР-МИНИСТРА

- Через 6 месяцев одобрение высказали 880 из 1600 опрошенных.

Результат	Опрос	
+	I	II
-	c = 656	d = 720
$\sum$	$n_1 = 1600$	$n_2 = 1600$

- Изменился ли рейтинг?

# Z-КРИТЕРИЙ ДЛЯ ДВУХ ДОЛЕЙ

выборки:  $X_1^{n_1} = (X_{11}, \dots, X_{1n_1}), X_1 \sim Ber(p_1)$

$X_2^{n_2} = (X_{21}, \dots, X_{2n_2}), X_2 \sim Ber(p_2)$

выборки независимы

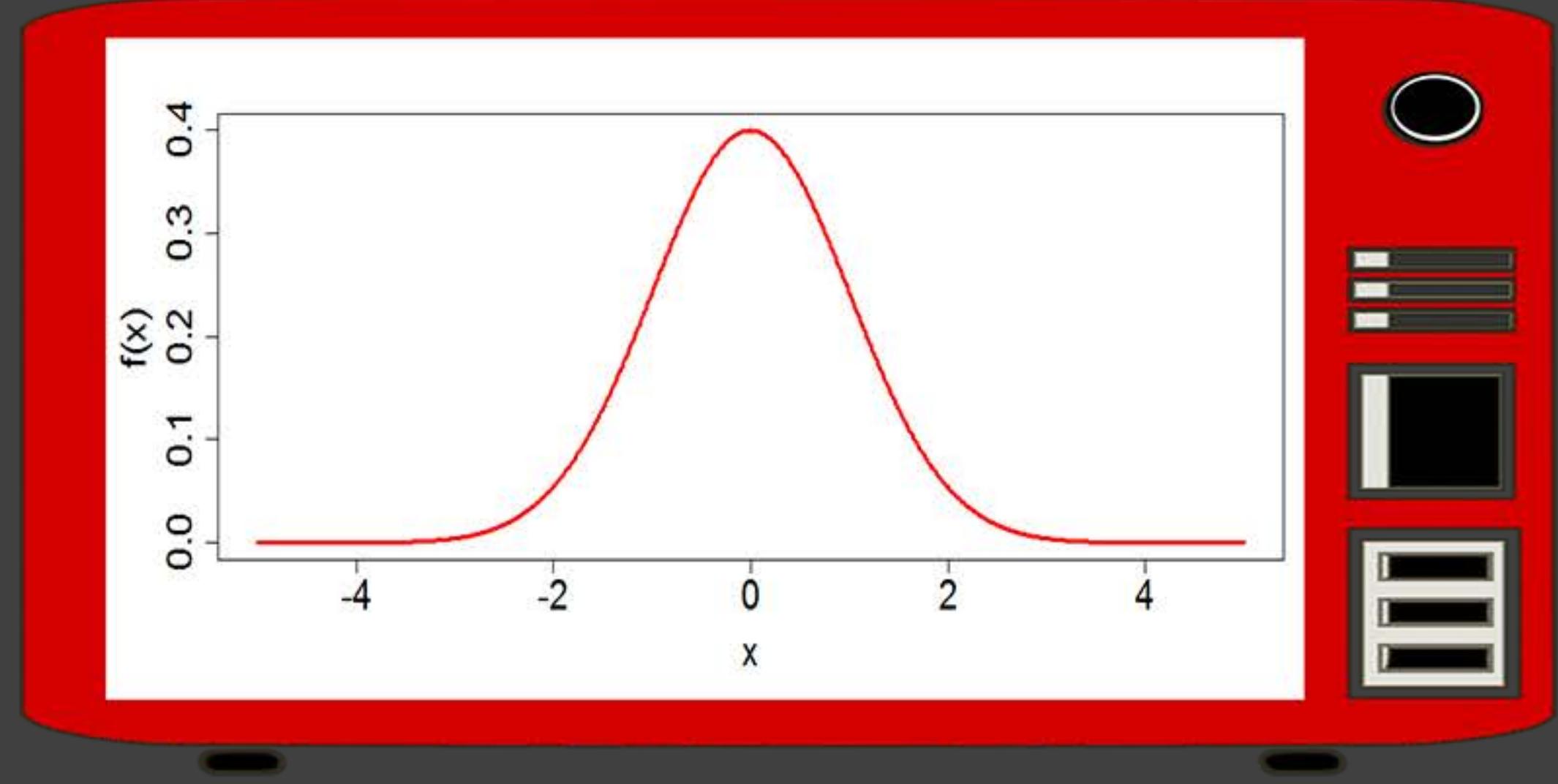
нулевая гипотеза:  $H_0: p_1 = p_2$

альтернатива:  $H_1: p_1 < \neq > p_2$

статистика:  $Z(X_1^{n_1}, X_2^{n_2}) = \frac{\hat{p}_1 - \hat{p}_2}{\sqrt{P(1-P)\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}}$

$$P = \frac{\hat{p}_1 n_1 + \hat{p}_2 n_2}{n_1 + n_2}$$

нулевое распределение:  $Z(X_1^{n_1}, X_2^{n_2}) \sim N(0, 1)$



# Z-КРИТЕРИЙ ДЛЯ ДВУХ ДОЛЕЙ

Исход		Выборка	
		$X_1$	$X_2$
	1	$a$	$b$
	0	$c$	$d$
	$\Sigma$	$n_1$	$n_2$

- › При независимых выборках Z-критерий использует только первую строку таблицы:

$$\hat{p}_1 = \frac{a}{n_1}, \quad \hat{p}_2 = \frac{b}{n_2}.$$

# РЕЙТИНГ ПРЕМЬЕР-МИНИСТРА

Результат	Опрос		
		I	II
+		$a = 944$	$b = 880$
-		$c = 656$	$d = 720$
$\sum$		$n_1 = 1600$	$n_2 = 1600$

- »  $H_0$ : рейтинг не изменился
- »  $H_1$ : рейтинг изменился

# РЕЙТИНГ ПРЕМЬЕР-МИНИСТРА

---

- »  $H_0$ : рейтинг не изменился
- »  $H_1$ : рейтинг изменился
- » Z-критерий:  $p = 0.022$ , рейтинг упал на 4% (95% доверительный интервал — [0.6, 7.4]%)

# РЕЙТИНГ ПРЕМЬЕР-МИНИСТРА

- На самом деле в двух опросах участвовали одни и те же люди:

I	II	+	-	$\Sigma$
+	794	150	944	
-	86	570	656	
$\Sigma$	880	720	1600	

- Изменился ли рейтинг?

# Z-КРИТЕРИЙ ДЛЯ ДВУХ ДОЛЕЙ

		$X_2$	1	0	$\sum$
		$X_1$			
1		$e$	$f$	$e + g$	
0		$g$	$h$	$g + h$	
$\sum$		$e + g$	$f + h$	$n$	

# Z-КРИТЕРИЙ ДЛЯ ДВУХ ДОЛЕЙ

выборки:  $X_1^n = (X_{11}, \dots, X_{1n}), X_1 \sim Ber(p_1)$

$X_2^n = (X_{21}, \dots, X_{2n}), X_2 \sim Ber(p_2)$

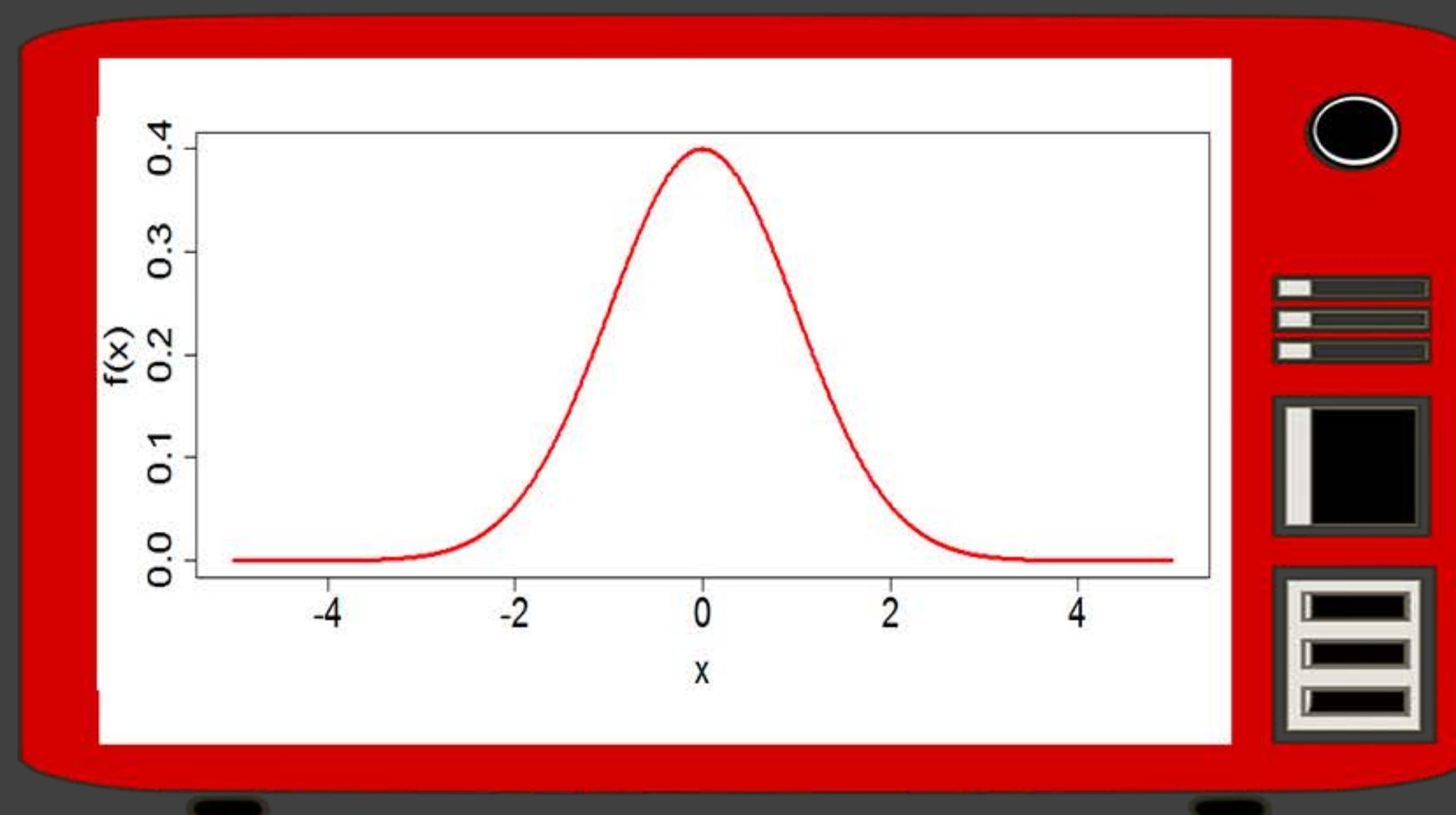
выборки связанные

нулевая гипотеза:  $H_0: p_1 = p_2$

альтернатива:  $H_1: p_1 < \neq > p_2$

статистика:  $Z(X_1^n, X_2^n) = \frac{f - g}{\sqrt{f + g - \frac{(f-g)^2}{n}}}$

нулевое распределение:  $Z(X_1^n, X_2^n) \sim N(0, 1)$  при  $H_0 = 0$



# Z-КРИТЕРИЙ ДЛЯ ДВУХ ДОЛЕЙ

$X_1^n$	$X_2^n$	1	0	$\Sigma$
1	$e$	$f$	$e + f$	
0	$g$	$h$	$g + h$	
$\Sigma$	$e + g$	$f + h$	$n$	

- › При связанных выборках Z-критерий использует только внедиагональные элементы таблицы.

# РЕЙТИНГ ПРЕМЬЕР-МИНИСТРА

I	II	+	-	$\Sigma$
+	794	150	944	
-	86	570	656	
$\Sigma$	880	720	1600	

- ›  $H_0$ : рейтинг не изменился
- ›  $H_1$ : рейтинг изменился

# РЕЙТИНГ ПРЕМЬЕР-МИНИСТРА

---

- »  $H_0$ : рейтинг не изменился
- »  $H_1$ : рейтинг изменился
- » Z-критерий:  $p = 2.8 \times 10^{-5}$ , рейтинг упал на 4%  
(95% доверительный интервал — [2.1, 5.8]%)

## › Z-критерии для проверки гипотез о долях:

- ▶ Одна выборка
- ▶ Две независимые выборки
- ▶ Две связные выборки

- » Z-критерии для проверки гипотез о долях:
  - ▶ Одна выборка
  - ▶ Две независимые выборки
  - ▶ Две связные выборки
- » Далее: применение в Python