

# Выборки

---

- **Простая.** На каждом шаге выбор идет из максимального набора различных вариантов. При этом многие из вариантов могут быть отклонены дополнительными правилами.
- **Ограниченная.** На каждом шаге создается свой список вариантов, который включает дополнительные ограничения.
- **По значимости.** Преимущественно выбираются варианты, дающие наибольший вклад.

# Простая и Ограниченная выборки

## Примеры

### Случайное блуждание без самопересечений

```
do sample = 1 to n
begin
  step = 0;
  repeat
    generate-one-step;
    step = step + 1
  until (step-invalid or step = N)
  accumulate-results
end;
```

```
do sample = 1 to n
begin
  step = 0;
  repeat
    generate-valid-list
    if list = empty then
      terminate = true
    else
      generate-step-from-the-list;
      step = step + 1
  until (terminate or step = N)
  accumulate-results; end;
```

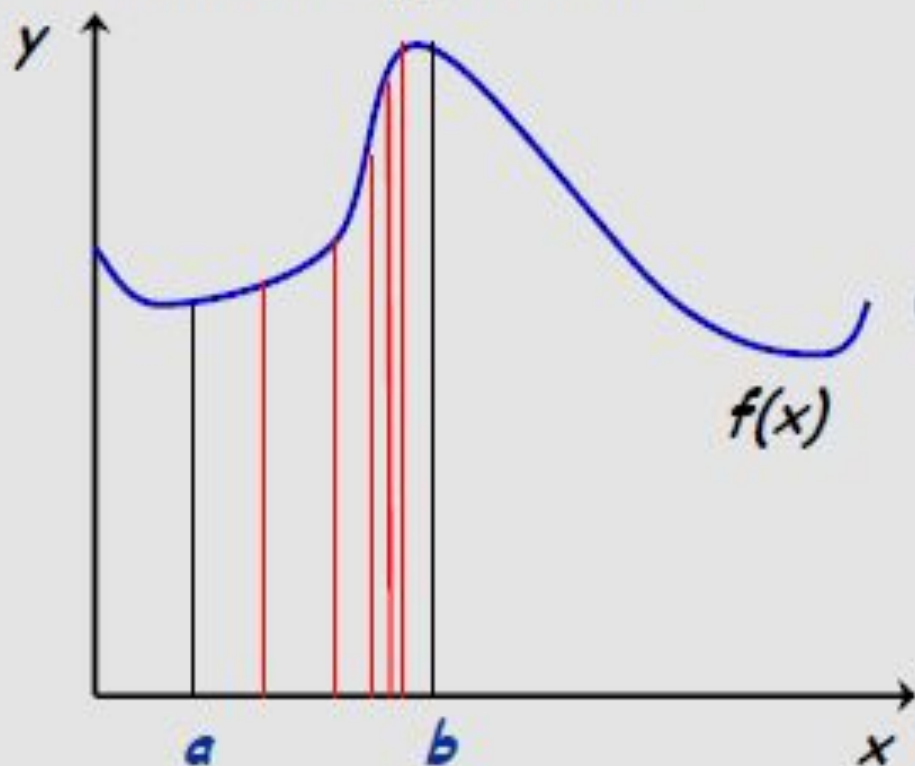
Проблемы: быстрое обрывание,  
сложно набрать статистику...



# Выборка по значимости

## Еще раз об интегрировании

- Часто при интегрировании удобно выбирать точки с большей плотностью в области быстрого изменения функции.



$$F(a, b) = \int_a^b f(x) dx = \int_a^b \left[ \frac{f(x)}{p(x)} \right] dx,$$
$$\int_a^b p(x) dx = 1, \quad p(x) > 0$$

- Тогда интеграл может быть записан как

$$F(a, b) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \frac{f(x_i)}{p(x_i)}$$

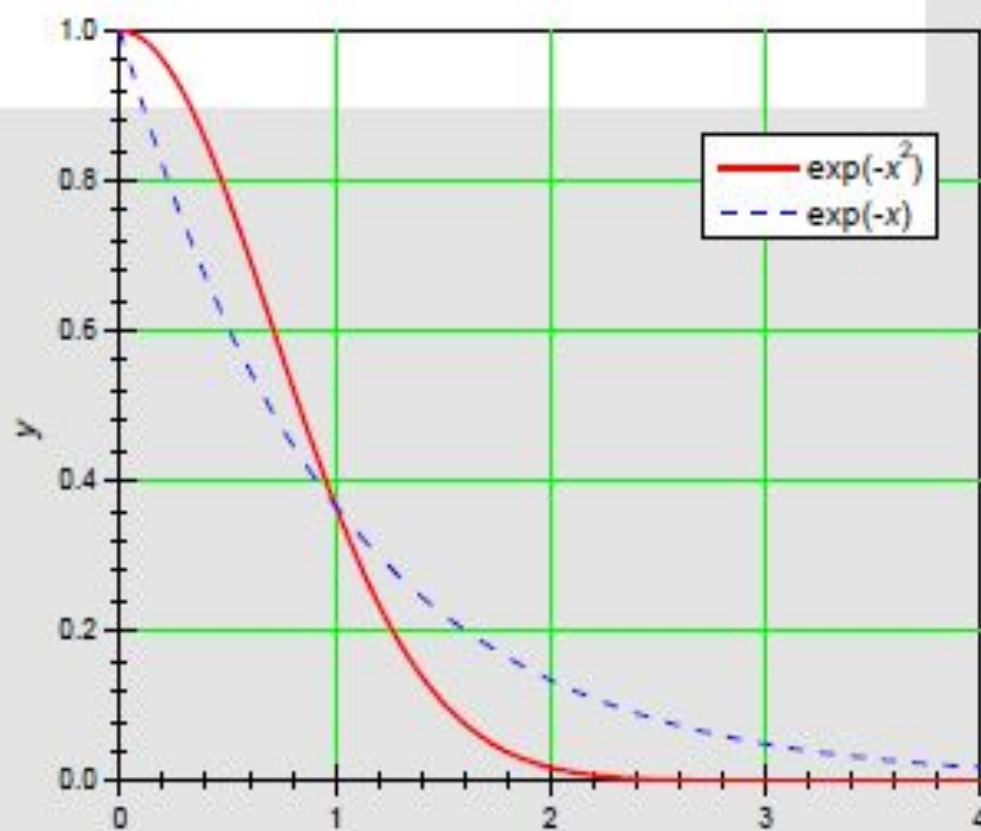
где  $x_i$  генерируется согласно функции  $p(x_i)$

# Выборка по значимости

Оценки интеграла с однородной  $p(x) = 1$  и неоднородной  $p(x) = A \exp(-x)$  плотностями вероятности. Постоянная  $A$  выбрана из условия нормировки  $p(x)$  на единичном отрезке. Точное значение интеграла приблизительно равно 0.7468. Приведены оценки  $F_n$ , стандартное отклонение  $\sigma$  и вероятная ошибка  $\sigma/n^{1/2}$ . Время ЦП (с) дано только для сравнения

$$F(a, b) = \int_0^1 e^{-x^2} dx$$

$$p(x) = 1; \quad p(x) = Ae^{-x}$$





# Выборка по значимости

## Алгоритм Метрополиса

Получим распределение  $p(x)$  "случайным блужданием" точек  $x_i$

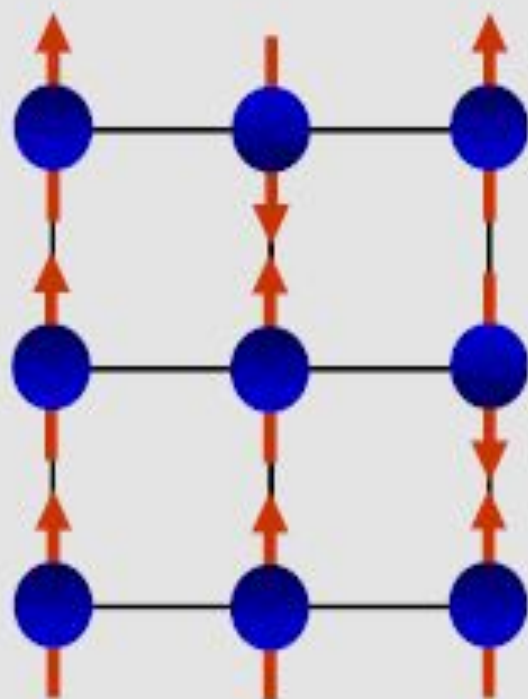
```
generate point  $x$ 
for  $i = 1$  to  $N$ 
  generate  $step = rand()$ 
   $x_1 = x + step$ ;
   $w = p(x_1)/p(x)$ ;
  if  $w \geq 1$  then
     $x = x_1$ 
  else  $r = rand()$ ;
    if  $r \leq w$  then
       $x = x_1$ 
end
```

- Функция Метрополиса

$$w(x_{n+1} | x_n) = \min \left( 1, \frac{p(x_{n+1})}{p(x_n)} \right)$$

- $N$  должно быть достаточно большим.
- Максимальный шаг должен быть выбран "правильно". 1/2 - 1/3 всех шагов должно приниматься.

# Пример. Двумерная модель Изинга



- Гамильтониан

$$H = \sum_i g\mu_B H S_i - J \sum_{i,j} S_i S_j$$

- Функция Метрополиса

$$w = \min \left( 1, e^{-\frac{\Delta E}{kT}} \right)$$

- $\Delta E$  складывается из энергии Зеемана во внешнем поле и обменной энергии.
- Процессы с уменьшением энергии принимаются все.
- Процессы с увеличением энергии принимаются согласно распределению



# Пример. Метод Монте-Карло для микроканонический ансамбль

- Ансамбль систем, характеризуемый величинами  $E$ ,  $T$ ,  $V$ , и описываемый распределением вероятностей вида (1), называется микроканоническим ансамблем.

$$P_s = \begin{cases} \frac{1}{\Omega}, & \text{если } s \text{ — достижимо} \\ 0, & \text{в противном случае} \end{cases} \quad (1)$$

- Эффективная вычислительная процедура метода Монте-Карло для микроканонического ансамбля была предложена М. Кройцем с сотрудниками: выделение двух подсистем (исходная система + подсистема-"демон", состоящая из одного элемента).



# Пример. Метод Монте-Карло для микроканонический ансамбль

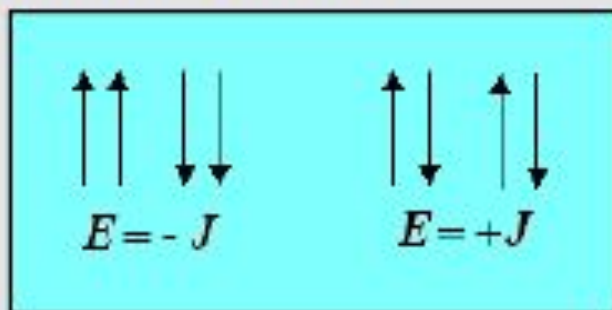
1. Сгенерировать начальную конфигурацию системы с заданным значением полной энергии.
2. Выбрать случайным образом частицу и произвести пробное изменение ее состояния.
3. Вычислить полную энергию системы в новом состоянии.
4. Если в новом состоянии энергия системы оказывается меньше, то система отдает энергию демону и новая конфигурация принимается.
5. Если в новом состоянии энергия системы оказывается больше, то новая конфигурация принимается только в том случае, если энергии демона достаточно, чтобы передать ее системе. В противном случае новая конфигурация не принимается, и частица сохраняет свое старое состояние.
6. Если пробное изменение не меняет энергию системы, то новая конфигурация принимается.



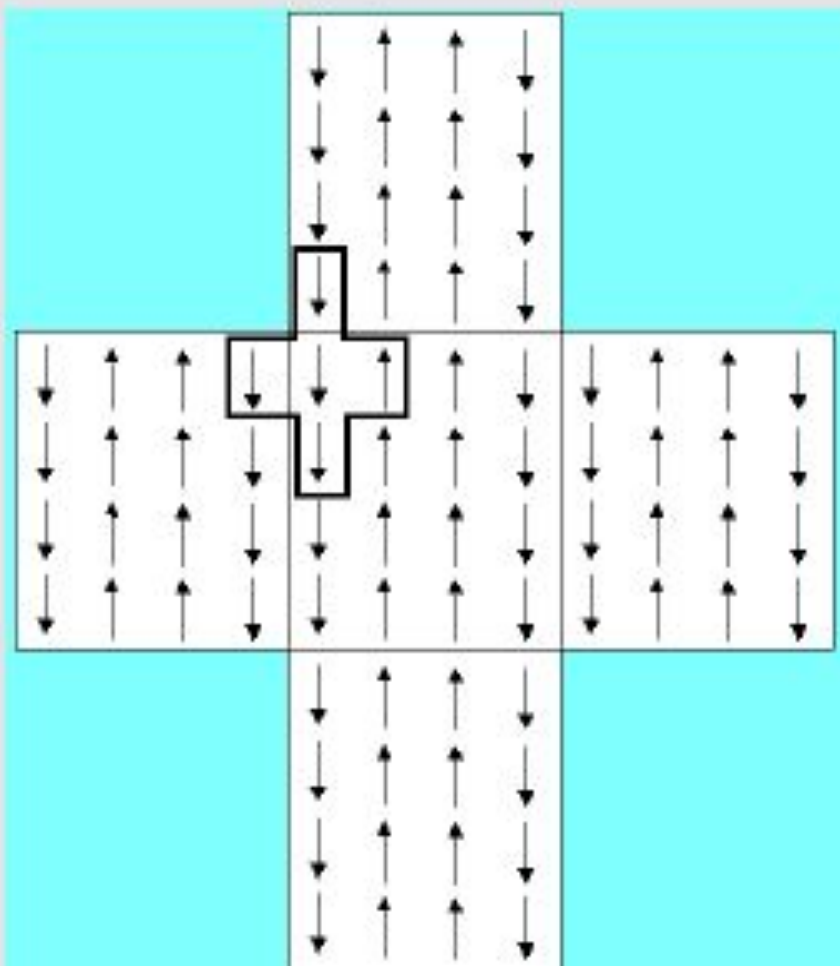
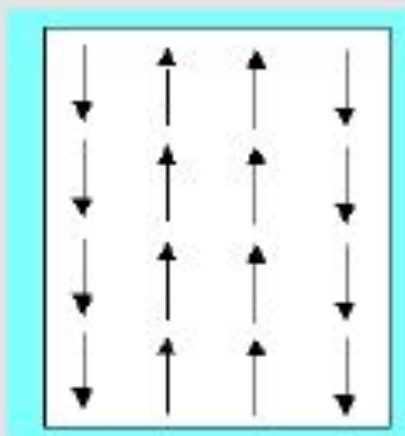
# Пример. Двумерная модель Изинга

## Гамильтониан

$$H = -J \sum_{i,j} S_i S_j - h \sum_i S_i$$



## Система и граничные условия



# Пример. Метод Монте-Карло для микроканонический ансамбль

1. Задание числа спинов решетки  $N_s$ .
2. Задание числа шагов метода Монте-Карло на спин  $N_{\text{trial}}$ .
3. Задание начальной конфигурации системы.
4. Выбор случайным образом одного из спинов системы.
5. Вычисление пробного изменения энергии.
6. Если пробное изменение приводит к уменьшению энергии системы, то система отдает энергию демону и новая конфигурация принимается.
7. Если пробное изменение увеличивает энергию системы, то новая конфигурация принимается в том случае, если демон имеет достаточную энергию для передачи ее системе.
8. Если пробное изменение не меняет энергию системы, то принимается новая конфигурация.
9. Повторение пп. 4-8 (число повторений равно  $N_s$ ).
10. Повторение пп. 4-9 (число повторений равно  $N_{\text{trial}}$ ).



