## Метод сопряженных градиентов Методы оптимизации

Александр Безносиков

Московский физико-технический институт

3 октября 2024





#### Снова к Коши

• Снова решаем систему линейных уравнений:

$$Ax = b$$
.

Ищем 
$$x \in \mathbb{R}^d$$

•  $A \in \mathbb{R}^{d imes d}$  положительно определенная и  $b \in \mathbb{R}^d$ .

### Сопряженные направления

#### Определение сопряженных направлений

Множество векторов  $\{p_i\}_{i=0}^{n-1}$  будем называть сопряженным относительно положительно определенной матрицы A, если для любых  $i \neq j \in \{0, \dots n-1\}$  следует

$$p_i^T A p_j = 0.$$

#### Линейная независимость сопряженных направлений

Сопряженных векторы  $\{p_i\}_{i=0}^{n-1}$  является линейно независимыми.

#### Доказательство

• От противного:

#### Доказательство

• От противного: пусть существует  $p_i$  такое, что существуют:

$$p_i = \sum_{i 
eq j} \lambda_j p_j$$
 для некоторых  $\lambda_j \in \mathbb{R}.$ 

#### Доказательство

• От противного: пусть существует  $p_i$  такое, что существуют:

$$p_i = \sum_{i 
eq j} \lambda_j p_j$$
 для некоторых  $\lambda_j \in \mathbb{R}.$ 

• Ударим определением: возьмем скалярное произведение с  $Ap_m$ , где  $m \neq i$ 

#### Доказательство

• От противного: пусть существует  $p_i$  такое, что существуют:

$$p_i = \sum_{i 
eq j} \lambda_j p_j$$
 для некоторых  $\lambda_j \in \mathbb{R}.$ 

• Ударим определением: возьмем скалярное произведение с  $Ap_m$ , где  $m \neq i$ 

$$0 = p_m^T A p_i = \sum_{i \neq j} \lambda_j p_m^T A p_j = \lambda_m p_m^T A p_m.$$

Вопрос: почему выполнен первый и последний переходы?

#### Доказательство

• От противного: пусть существует  $p_i$  такое, что существуют:

$$p_i = \sum_{i 
eq j} \lambda_j p_j$$
 для некоторых  $\lambda_j \in \mathbb{R}.$ 

• Ударим определением: возьмем скалярное произведение с  $Ap_m$ , где  $m \neq i$ 

$$0 = p_m^T A p_i = \sum_{i \neq j} \lambda_j p_m^T A p_j = \lambda_m p_m^T A p_m.$$

Вопрос: почему выполнен первый и последний переходы? Из-за определения сопряженности.

Вопрос: что получили?

#### Доказательство

• От противного: пусть существует  $p_i$  такое, что существуют:

$$p_i = \sum_{i 
eq j} \lambda_j p_j$$
 для некоторых  $\lambda_j \in \mathbb{R}.$ 

• Ударим определением: возьмем скалярное произведение с  $Ap_m$ , где  $m \neq i$ 

$$0 = p_m^T A p_i = \sum_{i \neq j} \lambda_j p_m^T A p_j = \lambda_m p_m^T A p_m.$$

Вопрос: почему выполнен первый и последний переходы? Из-за определения сопряженности.

• Вопрос: что получили?  $\lambda_m = 0$ .

#### Доказательство

• От противного: пусть существует  $p_i$  такое, что существуют:

$$p_i = \sum_{i 
eq j} \lambda_j p_j$$
 для некоторых  $\lambda_j \in \mathbb{R}.$ 

• Ударим определением: возьмем скалярное произведение с  $Ap_m$ , где  $m \neq i$ 

$$0 = p_m^T A p_i = \sum_{i \neq j} \lambda_j p_m^T A p_j = \lambda_m p_m^T A p_m.$$

Вопрос: почему выполнен первый и последний переходы? Из-за определения сопряженности.

- Вопрос: что получили?  $\lambda_m = 0$ .
- Вопрос: что из этого следует?

#### Доказательство

• От противного: пусть существует  $p_i$  такое, что существуют:

$$p_i = \sum_{i 
eq j} \lambda_j p_j$$
 для некоторых  $\lambda_j \in \mathbb{R}.$ 

• Ударим определением: возьмем скалярное произведение с  $Ap_m$ , где  $m \neq i$ 

$$0 = p_m^T A p_i = \sum_{i \neq j} \lambda_j p_m^T A p_j = \lambda_m p_m^T A p_m.$$

Вопрос: почему выполнен первый и последний переходы? Из-за определения сопряженности.

- Вопрос: что получили?  $\lambda_m = 0$ .
- Вопрос: что из этого следует? пробегаем по всем  $m \neq i$  и получаем, что  $\lambda_m = 0$ , а значит  $p_i = 0$ . Противоречие.

• У нас есть какой-то базис. Вопрос: как его можно использовать?

• У нас есть какой-то базис. **Bonpoc**: как его можно использовать? Если у нас есть *d* сопряженных векторов, то они формируют базис. Раскладываем решение:

$$x^* = \sum_{i=0}^{d-1} \lambda_i p_i.$$

• У нас есть какой-то базис. **Вопрос**: как его можно использовать? Если у нас есть d сопряженных векторов, то они формируют базис. Раскладываем решение:

$$x^* = \sum_{i=0}^{d-1} \lambda_i p_i.$$

• Вопрос: как найти  $\lambda_i$ ?

• У нас есть какой-то базис. **Вопрос**: как его можно использовать? Если у нас есть d сопряженных векторов, то они формируют базис. Раскладываем решение:

$$x^* = \sum_{i=0}^{d-1} \lambda_i p_i.$$

• Вопрос: как найти  $\lambda_i$ ? Возьмем скалярное произведение с  $Ap_j$ :

$$p_j^T A x^* = \sum_{i=0}^{d-1} \lambda_i p_j^T A p_i = \lambda_j p_j^T A p_j.$$

Здесь опять воспользовались определением сопряженности.

• У нас есть какой-то базис. **Bonpoc**: как его можно использовать? Если у нас есть d сопряженных векторов, то они формируют базис. Раскладываем решение:

$$x^* = \sum_{i=0}^{d-1} \lambda_i p_i.$$

• Вопрос: как найти  $\lambda_i$ ? Возьмем скалярное произведение с  $Ap_j$ :

$$p_j^T A x^* = \sum_{i=0}^{d-1} \lambda_i p_j^T A p_i = \lambda_j p_j^T A p_j.$$

Здесь опять воспользовались определением сопряженности.

• Заметим, что  $Ax^* = b$ , тогда  $p_i^T b = \lambda_j p_i^T A p_j$ .

• У нас есть какой-то базис. **Bonpoc**: как его можно использовать? Если у нас есть d сопряженных векторов, то они формируют базис. Раскладываем решение:

$$x^* = \sum_{i=0}^{d-1} \lambda_i p_i.$$

• Вопрос: как найти  $\lambda_i$ ? Возьмем скалярное произведение с  $Ap_j$ :

$$p_j^T A x^* = \sum_{i=0}^{d-1} \lambda_i p_j^T A p_i = \lambda_j p_j^T A p_j.$$

Здесь опять воспользовались определением сопряженности.

- Заметим, что  $Ax^* = b$ , тогда  $p_i^T b = \lambda_j p_i^T A p_j$ .
- Тогда

$$\lambda_j = \frac{p_j^T b}{p_i^T A p_j}.$$



• Вопрос: а видно ли какие-то проблемы?

• **Bonpoc**: а видно ли какие-то проблемы? Все хорошо кроме того, что мы сами придумали сопряженные направления, сами сказали, что они существуют, а как их получать в реальности пока непонятно.

- **Bonpoc**: а видно ли какие-то проблемы? Все хорошо кроме того, что мы сами придумали сопряженные направления, сами сказали, что они существуют, а как их получать в реальности пока непонятно.
- Начнем превращать рассуждения в некоторый итеративный метод:

$$x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k.$$

Т.е. предполагается, что мы на каждой итерации будем искать новое  $p_k$  и подбивать к нему  $\alpha_k$ .

Мы уже более менее поняли, как искать  $\alpha$ , когда искали  $\lambda$ . Вопрос:  $\lambda = \alpha$ ?

Мы уже более менее поняли, как искать  $\alpha$ , когда искали  $\lambda$ . Вопрос:  $\lambda = \alpha$ ? Не всегда. Итеративная схема с  $\alpha$ :

$$x^{k+1} = x^0 + \sum_{i=0}^k \alpha_i p_i.$$

Мы уже более менее поняли, как искать  $\alpha$ , когда искали  $\lambda$ . Вопрос:  $\lambda=\alpha$ ? Не всегда. Итеративная схема с  $\alpha$ :

$$x^{k+1} = x^0 + \sum_{i=0}^k \alpha_i p_i.$$

Итеративная схема с  $\lambda$ :

$$x^{k+1} = \sum_{i=0}^k \lambda_i p_i.$$

Мы уже более менее поняли, как искать  $\alpha$ , когда искали  $\lambda$ . Вопрос:  $\lambda=\alpha$ ? Не всегда. Итеративная схема с  $\alpha$ :

$$x^{k+1} = x^0 + \sum_{i=0}^k \alpha_i p_i.$$

Итеративная схема с  $\lambda$ :

$$x^{k+1} = \sum_{i=0}^k \lambda_i p_i.$$

Получается, что  $\alpha_i = \lambda_i$ , если  $x^0 = 0$ .

Мы уже более менее поняли, как искать  $\alpha$ , когда искали  $\lambda$ . Вопрос:  $\lambda = \alpha$ ? Не всегда. Итеративная схема с  $\alpha$ :

$$x^{k+1} = x^0 + \sum_{i=0}^k \alpha_i p_i.$$

Итеративная схема с  $\lambda$ :

$$x^{k+1} = \sum_{i=0}^{k} \lambda_i p_i.$$

Получается, что  $\alpha_i=\lambda_i$ , если  $x^0=0$ . Нужна формула поиска  $\alpha$ , так как стартовать из 0 хорошо, но, возможно, у нас есть более близкий кандидат в качестве стартовой точки.

• Можно разложить  $x^0$  по базису и найти для него  $\ddot{\lambda}_i$ :

• Можно разложить  $x^0$  по базису и найти для него  $\tilde{\lambda}_i$ :

$$x^0 = \sum_{i=0}^{d-1} \tilde{\lambda}_i p_i$$
, где  $\tilde{\lambda}_i = rac{p_i^T A x^0}{p_i^T A p_i}$ .

ullet Можно разложить  $x^0$  по базису и найти для него  $ilde{\lambda}_i$ :

$$x^0 = \sum_{i=0}^{d-1} \tilde{\lambda}_i p_i$$
, где  $\tilde{\lambda}_i = rac{p_i^T A x^0}{p_i^T A p_i}$ .

• Тогда справедливо следующее утверждение:

$$x^{0} + \sum_{i=0}^{d-1} \alpha_{i} p_{i} = \sum_{i=0}^{d-1} \left( \frac{p_{i}^{T} A x^{0}}{p_{i}^{T} A p_{i}} + \alpha_{i} \right) p_{i} = \sum_{i=0}^{d-1} \lambda_{i} p_{i} = \sum_{i=0}^{d-1} \frac{p_{i}^{T} b}{p_{i}^{T} A p_{i}} p_{i}.$$

• Можно разложить  $x^0$  по базису и найти для него  $\ddot{\lambda}_i$ :

$$x^0 = \sum_{i=0}^{d-1} \tilde{\lambda}_i p_i$$
, где  $\tilde{\lambda}_i = rac{p_i^T A x^0}{p_i^T A p_i}$ .

Тогда справедливо следующее утверждение:

$$x^{0} + \sum_{i=0}^{d-1} \alpha_{i} p_{i} = \sum_{i=0}^{d-1} \left( \frac{p_{i}^{T} A x^{0}}{p_{i}^{T} A p_{i}} + \alpha_{i} \right) p_{i} = \sum_{i=0}^{d-1} \lambda_{i} p_{i} = \sum_{i=0}^{d-1} \frac{p_{i}^{T} b}{p_{i}^{T} A p_{i}} p_{i}.$$

Получаем

$$\alpha_k = \frac{p_k^T (b - Ax^0)}{p_k^T A p_k}.$$



• Результат уже нормальный, можно чуть-чуть еще докрутить:

$$p_k^T A(x^k - x^0) = 0.$$

Вопрос: почему?

• Результат уже нормальный, можно чуть-чуть еще докрутить:

$$p_k^T A(x^k - x^0) = 0.$$

Вопрос: почему?  $(x^k - x^0) = \sum_{i=0}^{k-1} \alpha_i p_i$ , а  $p_i$  и  $p_k$  сопряженные относительно A.

• Результат уже нормальный, можно чуть-чуть еще докрутить:

$$p_k^T A(x^k - x^0) = 0.$$

**Вопрос**: почему?  $(x^k - x^0) = \sum_{i=0}^{k-1} \alpha_i p_i$ , а  $p_i$  и  $p_k$  сопряженные относительно A.

• Тогда можно так:

$$\alpha_k = \frac{\rho_k^T (b - Ax^k)}{\rho_k^T A \rho_k} = -\frac{\rho_k^T r_k}{\rho_k^T A \rho_k}.$$

Здесь введено обозначение  $r_k = Ax^k - b$ .

## Метод сопряженных градиентов: физический смысл $\alpha$

• Рассмотрим шаг метода  $x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k$ , а также функцию

$$f(x) = \frac{1}{2}x^T Ax - bx.$$

## Метод сопряженных градиентов: физический смысл $\alpha$

• Рассмотрим шаг метода  $x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k$ , а также функцию

$$f(x) = \frac{1}{2}x^T Ax - bx.$$

Вопрос: что это за функция?

### Метод сопряженных градиентов: физический смысл lpha

• Рассмотрим шаг метода  $x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k$ , а также функцию

$$f(x) = \frac{1}{2}x^T Ax - bx.$$

• Вопрос: что это за функция? Ее минимизация эквивалентна поиску решения системы уравнений:  $\nabla f(x^*) = Ax^* - b = 0$ .

• Рассмотрим шаг метода  $x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k$ , а также функцию

$$f(x) = \frac{1}{2}x^T Ax - bx.$$

- Вопрос: что это за функция? Ее минимизация эквивалентна поиску решения системы уравнений:  $\nabla f(x^*) = Ax^* b = 0$ .
- Рассмотрим:

$$g(\alpha) = f(x^k + \alpha p_k).$$

Где у этой функции минимум по  $\alpha^*$ ?

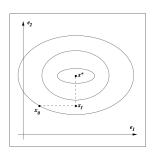
• Рассмотрим шаг метода  $x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k$ , а также функцию

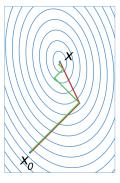
$$f(x) = \frac{1}{2}x^T Ax - bx.$$

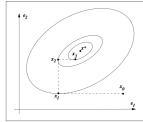
- **Bonpoc**: что это за функция? Ее минимизация эквивалентна поиску решения системы уравнений:  $\nabla f(x^*) = Ax^* b = 0$ .
- Рассмотрим:

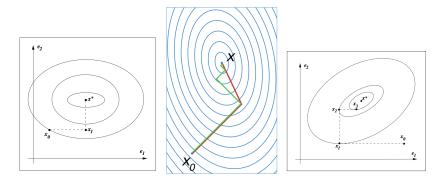
$$g(\alpha) = f(x^k + \alpha p_k).$$

Где у этой функции минимум по  $\alpha^*$ ?  $\alpha^* = \frac{p_k^T(b-Ax^k)}{p_k^TAp_k} = \alpha_k$ . Эта и есть физика — минимизация вдоль  $p_k$ .

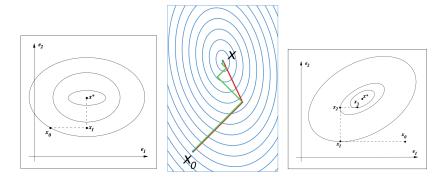








 На второй картинке показано, что сопряженные направления не ортогональны (в привычном смысле этого смысла слова).



- На второй картинке показано, что сопряженные направления не ортогональны (в привычном смысле этого смысла слова).
- На третьей картинке направления не являются сопряженным относительно *A* из-за этого возникают проблемы.

#### Физический смысл р

Если  $\{p_i\}_{i=0}^k$  сопряженные направления, то для любого  $k\geq 0$  и  $i\leq k$  справедливо:

$$r_{k+1}^T p_i = 0$$
 то же самое, что  $\langle \nabla f(x^{k+1}), p_i 
angle = 0$ .

### Доказательство

• По индукции. База:

#### Доказательство

• По индукции. База:  $r_1 = Ax^1 - b = Ax^0 - b + \alpha_0 A p_0 = r_0 + \alpha_0 A p_0$ , в силу выбора  $\alpha_0 = -\frac{p_0^T r_0}{p_0^T A p_0}$ :  $p_0^T r_1 = p_0^T r_0 + \alpha_0 p_0^T A p_0 = 0.$ 

### Доказательство

- По индукции. База:  $r_1 = Ax^1 b = Ax^0 b + \alpha_0 Ap_0 = r_0 + \alpha_0 Ap_0$ , в силу выбора  $\alpha_0 = -\frac{p_0^T r_0}{p_0^T Ap_0}$ :
  - $p_0^T r_1 = p_0^T r_0 + \alpha_0 p_0^T A p_0 = 0.$
- **Предположение:** пусть предположение верно для всех  $i \le k$ .

### Доказательство

- По индукции. База:  $r_1 = Ax^1 b = Ax^0 b + \alpha_0 Ap_0 = r_0 + \alpha_0 Ap_0$ , в силу выбора  $\alpha_0 = -\frac{p_0^T r_0}{p_0^T Ap_0}$ :
  - $p_0^T r_1 = p_0^T r_0 + \alpha_0 p_0^T A p_0 = 0.$
- **Предположение**: пусть предположение верно для всех  $i \leq k$ .
- **Переход:** докажем для k + 1.

#### Доказательство

- По индукции. База:  $r_1 = Ax^1 b = Ax^0 b + \alpha_0 Ap_0 = r_0 + \alpha_0 Ap_0$ , в силу выбора  $\alpha_0 = -\frac{p_0^T r_0}{p_0^T Ap_0}$ :
  - $p_0^T r_1 = p_0^T r_0 + \alpha_0 p_0^T A p_0 = 0.$
- Предположение: пусть предположение верно для всех  $i \le k$ .
- **Переход:** докажем для k+1. Рассмотрим:

$$r_{k+1} = Ax^{k+1} - b = Ax^k - b + \alpha_k Ap_k = r_k + \alpha_k Ap_k.$$

### Доказательство

• По индукции. База:  $r_1 = Ax^1 - b = Ax^0 - b + \alpha_0 Ap_0 = r_0 + \alpha_0 Ap_0$ , в силу выбора  $\alpha_0 = -\frac{p_0^I r_0}{p_0^T A p_0}$ :

$$p_0^T r_1 = p_0^T r_0 + \alpha_0 p_0^T A p_0 = 0.$$

- Предположение: пусть предположение верно для всех  $i \leq k$ .
- **Переход:** докажем для k + 1. Рассмотрим:

$$r_{k+1} = Ax^{k+1} - b = Ax^k - b + \alpha_k Ap_k = r_k + \alpha_k Ap_k.$$

Откуда в силу выбора  $\alpha_k$ 

$$p_k^T r_{k+1} = p_k^T r_k + \alpha_k p_k^T A p_k = 0.$$

Лекция 5

Для 
$$i < k$$
: 
$$p_i^T r_{k+1} = p_i^T r_k + \alpha_k p_i^T A p_k = 0.$$

14 / 28

### Доказательство

• По индукции. База:  $r_1 = Ax^1 - b = Ax^0 - b + \alpha_0 Ap_0 = r_0 + \alpha_0 Ap_0$ , в силу выбора  $\alpha_0 = -\frac{p_0^T r_0}{p_0^T Ap_0}$ :

$$p_0^T r_1 = p_0^T r_0 + \alpha_0 p_0^T A p_0 = 0.$$

- **Предположение:** пусть предположение верно для всех  $i \le k$ .
- **Переход:** докажем для k+1. Рассмотрим:

$$r_{k+1} = Ax^{k+1} - b = Ax^k - b + \alpha_k Ap_k = r_k + \alpha_k Ap_k.$$

Откуда в силу выбора  $\alpha_k$ 

$$p_k^T r_{k+1} = p_k^T r_k + \alpha_k p_k^T A p_k = 0.$$

Для 
$$i < k$$
: 
$$p_i^T r_{k+1} = p_i^T r_k + \alpha_k p_i^T A p_k = 0.$$

Вопрос: почему? В силу индукции и сопряженности

# Метод сопряженных градиентов: р

- Пора уже искать р.
- **Bonpoc**: что хотим потребовать от техники поиска p (вспомните, например, процедуру Грама-Шмидта)?

# Метод сопряженных градиентов: *p*

- Пора уже искать р.
- Вопрос: что хотим потребовать от техники поиска p (вспомните, например, процедуру Грама-Шмидта)? «Дешевизну» подсчета  $p_k$ :

$$p_k = -r_k + \beta_k p_{k-1},$$

где  $\beta_k$  – некоторый коэффициент. Чтобы найти  $p_k$  нужно знать только  $p_{k-1}$  и  $r_k$ , а старые  $r_i$  и  $p_i$  можно уже забыть (они учтены в  $x^k$ ).

## Метод сопряженных градиентов: р

- Пора уже искать р.
- **Вопрос:** что хотим потребовать от техники поиска p (вспомните, например, процедуру Грама-Шмидта)? «Дешевизну» подсчета  $p_k$ :

$$p_k = -r_k + \beta_k p_{k-1},$$

где  $\beta_k$  – некоторый коэффициент. Чтобы найти  $p_k$  нужно знать только  $p_{k-1}$  и  $r_k$ , а старые  $r_i$  и  $p_i$  можно уже забыть (они учтены в $x^k$ ).

**Вопрос:** как найти  $\beta_k$ ?

## Метод сопряженных градиентов: *р*

- Пора уже искать р.
- **Bonpoc**: что хотим потребовать от техники поиска p (вспомните, например, процедуру Грама-Шмидта)? «Дешевизну» подсчета  $p_k$ :

$$p_k = -r_k + \beta_k p_{k-1},$$

где  $\beta_k$  – некоторый коэффициент. Чтобы найти  $p_k$  нужно знать только  $p_{k-1}$  и  $r_k$ , а старые  $r_i$  и  $p_i$  можно уже забыть (они учтены в $x^k$ ).

**Вопрос:** как найти  $\beta_k$ ? Сопряженность  $p_k$  и  $p_{k-1}$ :

$$0 = p_{k-1}^T A p_k = -p_{k-1}^T A r_k + \beta_k p_{k-1}^T A p_{k-1},$$

- Пора уже искать р.
- **Вопрос**: что хотим потребовать от техники поиска p (вспомните, например, процедуру Грама-Шмидта)? «Дешевизну» подсчета  $p_k$ :

$$p_k = -r_k + \beta_k p_{k-1},$$

где  $\beta_k$  – некоторый коэффициент. Чтобы найти  $p_k$  нужно знать только  $p_{k-1}$  и  $r_k$ , а старые  $r_i$  и  $p_i$  можно уже забыть (они учтены в $x^k$ ).

• Вопрос: как найти  $\beta_k$ ? Сопряженность  $p_k$  и  $p_{k-1}$ :

$$0 = p_{k-1}^T A p_k = -p_{k-1}^T A r_k + \beta_k p_{k-1}^T A p_{k-1},$$

откуда

$$\beta_k = \frac{p_{k-1}^T A r_k}{p_{k-1}^T A p_{k-1}}.$$

## Метод сопряженных градиентов

### Алгоритм 1 Метод сопряженных градиентов

**Вход:** стартовая точка  $x^0 \in \mathbb{R}^d$ ,  $r_0 = Ax_0 - b$ ,  $p_0 = -r_0$  количество итераций K

1: **for** 
$$k = 0, 1, ..., K - 1$$
 **do**

$$2: \qquad \alpha_k = -\frac{r_k^T p_k}{p_k^T A p_k}$$

$$3: x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k$$

4: 
$$r_{k+1} = Ax^{k+1} - b$$

5: 
$$\beta_{k+1} = \frac{r_{k+1}^T A \rho_k}{\rho_k^T A \rho_k}$$

6: 
$$p_{k+1} = -r_{k+1} + \beta_{k+1} p_k$$

7: end for

Выход:  $x^K$ 

## Метод сопряженных градиентов

#### Алгоритм 2 Метод сопряженных градиентов

**Вход:** стартовая точка  $x^0 \in \mathbb{R}^d$ ,  $r_0 = Ax_0 - b$ ,  $p_0 = -r_0$  количество итераций K

1: **for** 
$$k = 0, 1, \dots, K - 1$$
 **do**

$$2: \qquad \alpha_k = -\frac{r_k^T p_k}{p_k^T A p_k}$$

$$3: x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k$$

4: 
$$r_{k+1} = Ax^{k+1} - b$$

5: 
$$\beta_{k+1} = \frac{r_{k+1}^T A \rho_k}{\rho_k^T A \rho_k}$$

6: 
$$p_{k+1} = -r_{k+1} + \beta_{k+1} p_k$$

7: end for

Выход:  $x^K$ 

Вопрос: а почему вдруг градиентов то?

## Метод сопряженных градиентов

#### Алгоритм 3 Метод сопряженных градиентов

**Вход:** стартовая точка  $x^0 \in \mathbb{R}^d$ ,  $r_0 = Ax_0 - b$ ,  $p_0 = -r_0$  количество итераций K

1: for 
$$k = 0, 1, ..., K - 1$$
 do

$$2: \qquad \alpha_k = -\frac{r_k^\mathsf{T} p_k}{p_k^\mathsf{T} A p_k}$$

$$3: x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k$$

4: 
$$r_{k+1} = Ax^{k+1} - b$$

5: 
$$\beta_{k+1} = \frac{r_{k+1}^T A p_k}{p_k^T A p_k}$$

6: 
$$p_{k+1} = -r_{k+1} + \beta_{k+1} p_k$$

7: end for

Выход:  $x^K$ 

**Вопрос:** а почему вдруг градиентов то?  $r_k = Ax^k - b = \nabla f(x^k)$ . Это стоит запомнить.

• Вопрос: а может мы уже доказали оценку на сходимость?

• **Bonpoc**: а может мы уже доказали оценку на сходимость? Близки к этому, мы знаем, что если все  $\{p_i\}$  сопряженные направления, то нам хватит d шагов, чтобы восстановить коэффициенты для  $x^*$  в базисе из  $\{p_i\}$ .

- Вопрос: а может мы уже доказали оценку на сходимость? Близки к этому, мы знаем, что если все  $\{p_i\}$  сопряженные направления, то нам хватит d шагов, чтобы восстановить коэффициенты для  $x^*$  в базисе из  $\{p_i\}$ .
- **Вопрос**: Знаем ли, что все  $\{p_i\}$  сопряженные?

- Вопрос: а может мы уже доказали оценку на сходимость? Близки к этому, мы знаем, что если все  $\{p_i\}$  сопряженные направления, то нам хватит d шагов, чтобы восстановить коэффициенты для  $x^*$  в базисе из  $\{p_i\}$ .
- Вопрос: Знаем ли, что все  $\{p_i\}$  сопряженные? Нет, мы знаем только, что  $p_k$  и  $p_{k-1}$  сопряжены в силу подбора  $\beta_k$ . Надо показать более широкое утверждение:

Для любого  $k \ge 1$  для любого i < k выполняется  $p_k^T A p_i = 0$ .

• Идем по индукции.

- Идем по индукции.
- База:  $p_0$  и  $p_1$  сопряжены в силу подбора  $\beta_1$ .

- Идем по индукции.
- База:  $p_0$  и  $p_1$  сопряжены в силу подбора  $\beta_1$ .
- **Предположение**: пусть для  $k \ge 1$  все  $\{p_i\}_{i=0}^k$  сопряженные.

- Идем по индукции.
- База:  $p_0$  и  $p_1$  сопряжены в силу подбора  $\beta_1$ .
- **Предположение**: пусть для  $k \ge 1$  все  $\{p_i\}_{i=0}^k$  сопряженные.
- **Переход:** Докажем для k + 1.

- Идем по индукции.
- База:  $p_0$  и  $p_1$  сопряжены в силу подбора  $\beta_1$ .
- **Предположение**: пусть для  $k \ge 1$  все  $\{p_i\}_{i=0}^k$  сопряженные.
- Переход: Докажем для k+1.  $p_{k+1}$  и  $p_k$  сопряжены в силу подбора  $\beta_{k+1}$ .

- Идем по индукции.
- База:  $p_0$  и  $p_1$  сопряжены в силу подбора  $\beta_1$ .
- **Предположение**: пусть для  $k \ge 1$  все  $\{p_i\}_{i=0}^k$  сопряженные.
- Переход: Докажем для k+1.  $p_{k+1}$  и  $p_k$  сопряжены в силу подбора  $\beta_{k+1}$ . Рассмотрим i < k:

$$p_{k+1}^T A p_i = -r_{k+1}^T A p_i + \beta_{k+1} p_k^T A p_i = -r_{k+1}^T A p_i.$$

- Идем по индукции.
- База:  $p_0$  и  $p_1$  сопряжены в силу подбора  $\beta_1$ .
- **Предположение**: пусть для  $k \ge 1$  все  $\{p_i\}_{i=0}^k$  сопряженные.
- Переход: Докажем для k+1.  $p_{k+1}$  и  $p_k$  сопряжены в силу подбора  $\beta_{k+1}$ . Рассмотрим i < k:

$$p_{k+1}^{T} A p_{i} = -r_{k+1}^{T} A p_{i} + \beta_{k+1} p_{k}^{T} A p_{i} = -r_{k+1}^{T} A p_{i}.$$

Вопрос: почему валиден второй переход?

- Идем по индукции.
- База:  $p_0$  и  $p_1$  сопряжены в силу подбора  $\beta_1$ .
- **Предположение**: пусть для  $k \ge 1$  все  $\{p_i\}_{i=0}^k$  сопряженные.
- Переход: Докажем для k+1.  $p_{k+1}$  и  $p_k$  сопряжены в силу подбора  $\beta_{k+1}$ . Рассмотрим i < k:

$$p_{k+1}^{T} A p_{i} = -r_{k+1}^{T} A p_{i} + \beta_{k+1} p_{k}^{T} A p_{i} = -r_{k+1}^{T} A p_{i}.$$

**Вопрос:** почему валиден второй переход? в силу предположения индукции и того, что i < k.

- Идем по индукции.
- **База:**  $p_0$  и  $p_1$  сопряжены в силу подбора  $\beta_1$ .
- Предположение: пусть для  $k \ge 1$  все  $\{p_i\}_{i=0}^k$  сопряженные.
- **Переход:** Докажем для k+1.  $p_{k+1}$  и  $p_k$  сопряжены в силу подбора  $\beta_{k+1}$ . Рассмотрим i < k:

$$p_{k+1}^{T} A p_{i} = -r_{k+1}^{T} A p_{i} + \beta_{k+1} p_{k}^{T} A p_{i} = -r_{k+1}^{T} A p_{i}.$$

Вопрос: почему валиден второй переход? в силу предположения индукции и того, что i < k.

• Осталось показать, что  $-r_{k+1}^T A p_i = 0$ . Запомним это.

• Докажем, что для  $k \ge 0$  выполнено  $\mathrm{span}\{r_0, \dots r_k\} = \mathrm{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$  и  $\mathrm{span}\{p_0, \dots p_k\} = \mathrm{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}.$ 

- Докажем, что для  $k \ge 0$  выполнено span $\{r_0, \dots r_k\} = \text{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$  и span $\{p_0, \dots p_k\} = \text{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ .
- По индукции. База: следует из инициализации.

- Докажем, что для  $k \ge 0$  выполнено span $\{r_0, \dots r_k\} = \text{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$  и span $\{p_0, \dots p_k\} = \text{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ .
- По индукции. База: следует из инициализации.
- **Предположение:** пусть верно для всех  $i \le k$ .

- Докажем, что для  $k \ge 0$  выполнено span $\{r_0, \dots r_k\} = \text{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$  и span $\{p_0, \dots p_k\} = \text{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ .
- По индукции. База: следует из инициализации.
- **Предположение:** пусть верно для всех  $i \leq k$ .
- Переход: докажем для k+1. Используя предположение:  $r_k \in \text{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$  и  $p_k \in \text{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ .

- Докажем, что для  $k \ge 0$  выполнено  $\mathrm{span}\{r_0, \dots r_k\} = \mathrm{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$  и  $\mathrm{span}\{p_0, \dots p_k\} = \mathrm{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ .
- По индукции. База: следует из инициализации.
- **Предположение:** пусть верно для всех  $i \le k$ .
- Переход: докажем для k+1. Используя предположение:  $r_k \in \operatorname{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$  и  $p_k \in \operatorname{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ . Тогда  $Ap_k \in \operatorname{span}\{Ar_0, \dots A^{k+1} r_0\}$ .

- Докажем, что для  $k \ge 0$  выполнено  $\mathrm{span}\{r_0, \dots r_k\} = \mathrm{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$  и  $\mathrm{span}\{p_0, \dots p_k\} = \mathrm{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ .
- По индукции. База: следует из инициализации.
- **Предположение:** пусть верно для всех  $i \le k$ .
- Переход: докажем для k+1. Используя предположение:  $r_k \in \operatorname{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$  и  $p_k \in \operatorname{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ . Тогда  $Ap_k \in \operatorname{span}\{Ar_0, \dots A^{k+1} r_0\}$ . А зная, что  $r_{k+1} = r_k + \alpha_k Ap_k$ , получаем одно включение  $r_{k+1} \in \{r_0, \dots A^{k+1} r_0\}$ .

- Докажем, что для  $k \ge 0$  выполнено  $\mathrm{span}\{r_0, \dots r_k\} = \mathrm{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$  и  $\mathrm{span}\{p_0, \dots p_k\} = \mathrm{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}.$
- По индукции. База: следует из инициализации.
- **Предположение:** пусть верно для всех  $i \leq k$ .
- Переход: докажем для k+1. Используя предположение:  $r_k \in \operatorname{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$  и  $p_k \in \operatorname{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ . Тогда  $Ap_k \in \operatorname{span}\{Ar_0, \dots A^{k+1}r_0\}$ . А зная, что  $r_{k+1} = r_k + \alpha_k Ap_k$ , получаем одно включение  $r_{k+1} \in \{r_0, \dots A^{k+1}r_0\}$ . Откуда  $\operatorname{span}\{r_0, \dots r_{k+1}\} \subseteq \operatorname{span}\{r_0, \dots A^{k+1}r_0\}$ , но нам нужно равенство.

- Докажем, что для  $k \ge 0$  выполнено  $\mathrm{span}\{r_0, \dots r_k\} = \mathrm{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$  и  $\mathrm{span}\{p_0, \dots p_k\} = \mathrm{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ .
- По индукции. База: следует из инициализации.
- **Предположение:** пусть верно для всех  $i \leq k$ .
- Переход: докажем для k+1. Используя предположение:  $r_k \in \text{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$  и  $p_k \in \text{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ . Тогда  $Ap_k \in \text{span}\{Ar_0, \dots A^{k+1}r_0\}$ . А зная, что  $r_{k+1} = r_k + \alpha_k Ap_k$ , получаем одно включение  $r_{k+1} \in \{r_0, \dots A^{k+1}r_0\}$ . Откуда  $\text{span}\{r_0, \dots r_{k+1}\} \subseteq \text{span}\{r_0, \dots A^{k+1}r_0\}$ , но нам нужно равенство. Заметим, что из второго предположения:

$$A^{k+1}r_0 = A(A^kr_0) \in \operatorname{span}\{Ap_0, \dots Ap_k\}.$$

- Докажем, что для  $k \ge 0$  выполнено  $span\{r_0, ..., r_k\} = span\{r_0, ..., A^k r_0\}$  и  $span\{p_0, ..., p_k\} = span\{r_0, ..., A^k r_0\}.$
- По индукции. База: следует из инициализации.
- Предположение: пусть верно для всех i < k.
- **Переход:** докажем для k+1. Используя предположение:  $r_k \in \text{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$  и  $p_k \in \text{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ . Тогда  $Ap_k \in \text{span}\{Ar_0, \dots A^{k+1}r_0\}$ . А зная, что  $r_{k+1} = r_k + \alpha_k Ap_k$ , получаем одно включение  $r_{k+1} \in \{r_0, \dots A^{k+1}r_0\}$ . Откуда  $span\{r_0, ... r_{k+1}\} \subseteq span\{r_0, ... A^{k+1} r_0\}$ , но нам нужно равенство. Заметим, что из второго предположения:

$$A^{k+1}r_0 = A(A^kr_0) \in \operatorname{span}\{Ap_0, \dots Ap_k\}$$
. Так как  $(r_{i+1} - r_i)/\alpha_i = Ap_i$  получаем, что  $A^{k+1}r_0 \in \operatorname{span}\{r_0, \dots r_{k+1}\}$ .

- Докажем, что для  $k \ge 0$  выполнено span $\{r_0, \dots r_k\} = \text{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$  и span $\{p_0, \dots p_k\} = \text{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ .
- По индукции. База: следует из инициализации.
- **Предположение:** пусть верно для всех  $i \le k$ .
- Переход: докажем для k+1. Используя предположение:  $r_k \in \operatorname{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$  и  $p_k \in \operatorname{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ . Тогда  $Ap_k \in \operatorname{span}\{Ar_0, \dots A^{k+1} r_0\}$ . А зная, что  $r_{k+1} = r_k + \alpha_k Ap_k$ , получаем одно включение  $r_{k+1} \in \{r_0, \dots A^{k+1} r_0\}$ . Откуда  $\operatorname{span}\{r_0, \dots r_{k+1}\} \subseteq \operatorname{span}\{r_0, \dots A^{k+1} r_0\}$ , но нам нужно равенство. Заметим, что из второго предположения:  $A^{k+1} r_0 = A(A^k r_0) \in \operatorname{span}\{Ap_0, \dots Ap_k\}$ . Так как  $(r_{i+1} r_i)/\alpha_i = Ap_i$  получаем, что  $A^{k+1} r_0 \in \operatorname{span}\{r_0, \dots r_{k+1}\}$ . Отсюда  $\operatorname{span}\{r_0, \dots A^{k+1} r_0\} \subseteq \operatorname{span}\{r_0, \dots r_{k+1}\}$ . Включение в обе стороны доказано.

• Остался еще переход для второй части.

- Остался еще переход для второй части.
- По правилу подсчета  $p_{k+1}$ :

$$span\{p_0, \dots p_{k+1}\} = span\{p_0, \dots p_k, r_{k+1}\}.$$

- Остался еще переход для второй части.
- По правилу подсчета p<sub>k+1</sub>:

$$span\{p_0, \dots p_{k+1}\} = span\{p_0, \dots p_k, r_{k+1}\}.$$

• По второму предположению индукции:

$$span\{p_0, \dots p_{k+1}\} = span\{r_0, \dots A^k r_0, r_{k+1}\}.$$

- Остался еще переход для второй части.
- По правилу подсчета  $p_{k+1}$ :

$$span\{p_0, \dots p_{k+1}\} = span\{p_0, \dots p_k, r_{k+1}\}.$$

• По второму предположению индукции:

$$span\{p_0, \dots p_{k+1}\} = span\{r_0, \dots A^k r_0, r_{k+1}\}.$$

• По первому предположению:

$$span\{p_0, \dots p_{k+1}\} = span\{r_0, \dots r_k, r_{k+1}\}.$$

- Остался еще переход для второй части.
- По правилу подсчета p<sub>k+1</sub>:

$$span\{p_0, \dots p_{k+1}\} = span\{p_0, \dots p_k, r_{k+1}\}.$$

• По второму предположению индукции:

$$span\{p_0, \dots p_{k+1}\} = span\{r_0, \dots A^k r_0, r_{k+1}\}.$$

• По первому предположению:

$$span\{p_0, \dots p_{k+1}\} = span\{r_0, \dots r_k, r_{k+1}\}.$$

По только что доказанному:

$$\mathsf{span}\{p_0,\dots p_{k+1}\}=\mathsf{span}\{r_0,\dots,A_{k+1}^{k+1}r_0\}.$$

• Возвращаемся к  $-r_{k+1}^T A p_i = 0$  для i < k.

- Возвращаемся к  $-r_{k+1}^T A p_i = 0$  для i < k.
- Теперь мы знаем, что  $p_i \in \operatorname{span}\{r_0,\dots,A^ir_0\}.$

- Возвращаемся к  $-r_{k+1}^T A p_i = 0$  для i < k.
- Теперь мы знаем, что  $p_i \in \operatorname{span}\{r_0,\ldots,A^ir_0\}.$
- ullet Откуда  $Ap_i\in \operatorname{\mathsf{span}}\{Ar_0,\ldots,A^{i+1}r_0\}.$

- Возвращаемся к  $-r_{k+1}^T A p_i = 0$  для i < k.
- Теперь мы знаем, что  $p_i \in \operatorname{span}\{r_0,\ldots,A^ir_0\}.$
- ullet Откуда  $Ap_i\in \operatorname{span}\{Ar_0,\ldots,A^{i+1}r_0\}.$
- Из только, что доказанного

$$Ap_i \in \operatorname{span}\{Ar_0, \dots, A^{i+1}r_0\} \subseteq \operatorname{span}\{p_0, \dots, p_{i+1}\}.$$

- Возвращаемся к  $-r_{k+1}^T A p_i = 0$  для i < k.
- Теперь мы знаем, что  $p_i \in \operatorname{span}\{r_0,\ldots,A^ir_0\}.$
- ullet Откуда  $Ap_i\in \operatorname{\mathsf{span}}\{Ar_0,\ldots,A^{i+1}r_0\}.$
- Из только, что доказанного

$$Ap_i \in \operatorname{span}\{Ar_0, \dots, A^{i+1}r_0\} \subseteq \operatorname{span}\{p_0, \dots, p_{i+1}\}.$$

• Но все  $p_j$  для j от 0 до i ортогональны  $r^{k+1}$  в силу то, что  $\{p_j\}$  сопряженные в силу предположения индукции. А значит получили то, что нужно.

#### Теорема о сходимости метода сопряженных градиентов

Метод сопряженных градиентов для решения системы линейных уравнений с квадратной положительно определенной матрицей размера d находит точное решение за не более чем d итераций.



#### Теорема о сходимости метода сопряженных градиентов

Метод сопряженных градиентов для решения системы линейных уравнений с квадратной положительно определенной матрицей размера d находит точное решение за не более чем d итераций.

Эквивалентно минимизации сильной выпуклой квадратичной задачи.

• Вопрос: то, что получили плохо или хорошо?

• **Bonpoc**: то, что получили плохо или хорошо? На самом деле не очень. И метод сопрояженных градиентов в момент своего появления 70 лет назад столкнулся с этой проблемой. Т.е. для точного решения системы уравнений конкурентен, но не особо популярен.

- **Bonpoc:** то, что получили плохо или хорошо? На самом деле не очень. И метод сопрояженных градиентов в момент своего появления 70 лет назад столкнулся с этой проблемой. Т.е. для точного решения системы уравнений конкурентен, но не особо популярен.
- Ключевое слово в предыдущем абзаце «точного». Метод сопряженных градиентов можно останавливать раньше, он итеративный. А это уже интереснее.

- **Bonpoc:** то, что получили плохо или хорошо? На самом деле не очень. И метод сопрояженных градиентов в момент своего появления 70 лет назад столкнулся с этой проблемой. Т.е. для точного решения системы уравнений конкурентен, но не особо популярен.
- Ключевое слово в предыдущем абзаце «точного». Метод сопряженных градиентов можно останавливать раньше, он итеративный. А это уже интереснее.
- Есть особенности сходимости, которые делают метод еще быстрее.

#### Теорема о сходимости метода сопряженных градиентов

Метод сопряженных градиентов для решения системы линейных уравнений с квадратной положительно определенной матрицей размера d находит точное решение за не более чем r итераций, где r – число уникальных собственных значений матрицы.

#### Теорема о сходимости метода сопряженных градиентов

Метод сопряженных градиентов для решения системы линейных уравнений с квадратной положительно определенной матрицей размера d находит точное решение за не более чем r итераций, где r – число уникальных собственных значений матрицы.

### Теорема о сходимости метода сопряженных градиентов

Метод сопряженных градиентов для решения системы линейных уравнений с квадратной положительно определенной матрицей размера d имеет следующую оценку сходимости:

$$\|x^k - x^*\|_A \le 2\left(\frac{\sqrt{\kappa(A)} - 1}{\sqrt{\kappa(A)} + 1}\right)^k \|x^0 - x^*\|_A.$$

Здесь 
$$\|x\|_A^2 = x^T A x$$
 и  $\kappa(A) = \lambda_{\mathsf{max}}(A)/\lambda_{\mathsf{min}}(A)$ .

#### Теорема о сходимости метода сопряженных градиентов

Метод сопряженных градиентов для решения системы линейных уравнений с квадратной положительно определенной матрицей размера d находит точное решение за не более чем r итераций, где r – число уникальных собственных значений матрицы.

### Теорема о сходимости метода сопряженных градиентов

Метод сопряженных градиентов для решения системы линейных уравнений с квадратной положительно определенной матрицей размера d имеет следующую оценку сходимости:

$$\|x^k - x^*\|_A \le 2\left(\frac{\sqrt{\kappa(A)} - 1}{\sqrt{\kappa(A)} + 1}\right)^k \|x^0 - x^*\|_A.$$

Здесь 
$$\|x\|_A^2 = x^T A x$$
 и  $\kappa(A) = \lambda_{\mathsf{max}}(A)/\lambda_{\mathsf{min}}(A)$ .

#### Теорема о сходимости метода сопряженных градиентов

Метод сопряженных градиентов для решения системы линейных уравнений с квадратной положительно определенной матрицей размера d находит точное решение за не более чем r итераций, где r – число уникальных собственных значений матрицы.

### Теорема о сходимости метода сопряженных градиентов

Метод сопряженных градиентов для решения системы линейных уравнений с квадратной положительно определенной матрицей размера d имеет следующую оценку сходимости:

$$\|x^k - x^*\|_A \le 2\left(\frac{\sqrt{\kappa(A)} - 1}{\sqrt{\kappa(A)} + 1}\right)^k \|x^0 - x^*\|_A.$$

Здесь 
$$\|x\|_A^2 = x^T A x$$
 и  $\kappa(A) = \lambda_{\mathsf{max}}(A)/\lambda_{\mathsf{min}}(A)$ .

## Метод сопряженных градиентов

#### Алгоритм 4 Метод сопряженных градиентов (классическая версия)

**Вход:** стартовая точка  $x^0 \in \mathbb{R}^d$ ,  $r_0 = Ax_0 - b$ ,  $p_0 = -r_0$  количество итераций K

1: **for** 
$$k = 0, 1, \dots, K - 1$$
 **do**

$$2: \qquad \alpha_k = \frac{r_k^T r_k}{p_k^T A p_k}$$

$$3: \qquad x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k$$

4: 
$$r_{k+1} = r_k + \alpha_k A p_k$$

5: 
$$\beta_{k+1} = \frac{r_{k+1}^T r_{k+1}}{r_k^T r_k}$$

6: 
$$p_{k+1} = -\ddot{r}_{k+1} + \beta_{k+1}p_k$$

7: end for

Выход:  $x^K$ 



# Метод сопряженных градиентов

#### Алгоритм 5 Метод сопряженных градиентов (классическая версия)

**Вход:** стартовая точка  $x^0 \in \mathbb{R}^d$ ,  $r_0 = Ax_0 - b$ ,  $p_0 = -r_0$  количество итераций K

1: **for** 
$$k = 0, 1, ..., K - 1$$
 **do**

$$2: \qquad \alpha_k = \frac{r_k^T r_k}{p_k^T A p_k}$$

$$3: \qquad x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k$$

4: 
$$r_{k+1} = r_k + \alpha_k A p_k$$

5: 
$$\beta_{k+1} = \frac{r_{k+1}^T r_{k+1}}{r_k^T r_k}$$

6: 
$$p_{k+1} = -\ddot{r}_{k+1} + \beta_{k+1}p_k$$

7: end for

Выход:  $x^K$ 

Вспомним, что градиент то «зашит» в  $r_k = Ax^k - b = \nabla f(x^k)$ .

#### Алгоритм 6 Метод сопряженных градиентов (Флетчер - Ривс)

**Вход:** стартовая точка  $x^0 \in \mathbb{R}^d$ ,  $p_0 = -\nabla f(x_0)$  количество итераций K

- 1: **for** k = 0, 1, ..., K 1 **do**
- 2:  $\alpha_k = ?$
- $3: \qquad x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k$
- 4:  $\beta_{k+1} = \frac{\langle \nabla f(x^{k+1}), \nabla f(x^{k+1}) \rangle}{\langle \nabla f(x^k), \nabla f(x^k) \rangle}$
- 5:  $p_{k+1} = -\nabla f(x^{k+1}) + \beta_{k+1} p_k$
- 6: end for
- Выход:  $x^K$

#### Алгоритм 7 Метод сопряженных градиентов (Флетчер - Ривс)

**Вход:** стартовая точка  $x^0 \in \mathbb{R}^d$ ,  $p_0 = -\nabla f(x_0)$  количество итераций K

- 1: **for** k = 0, 1, ..., K 1 **do**
- 2:  $\alpha_k = ?$
- $3: \qquad x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k$
- 4:  $\beta_{k+1} = \frac{\langle \nabla f(x^{k+1}), \nabla f(x^{k+1}) \rangle}{\langle \nabla f(x^k), \nabla f(x^k) \rangle}$
- 5:  $p_{k+1} = -\nabla f(x^{k+1}) + \beta_{k+1} p_k$
- 6: end for

Выход:  $x^K$ 

**Вопрос:** как искать шаг  $\alpha_k$ ?

#### Алгоритм 8 Метод сопряженных градиентов (Флетчер - Ривс)

**Вход:** стартовая точка  $x^0 \in \mathbb{R}^d$ ,  $p_0 = -\nabla f(x_0)$  количество итераций K

- 1: **for** k = 0, 1, ..., K 1 **do**
- 2:  $\alpha_k = ?$
- $3: \qquad x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k$
- 4:  $\beta_{k+1} = \frac{\langle \nabla f(x^{k+1}), \nabla f(x^{k+1}) \rangle}{\langle \nabla f(x^k), \nabla f(x^k) \rangle}$
- 5:  $p_{k+1} = -\nabla f(x^{k+1}) + \beta_{k+1} p_k$
- 6: end for Выход:  $x^K$

**Вопрос:** как искать шаг  $\alpha_k$ ? Мы хотим минимизировать вдоль направления  $p_k$ , получаем одномерную функцию зависящую от  $\alpha$ .

Вспомним про бинпоиск и золотое сечение.

#### Алгоритм 9 Метод сопряженных градиентов (Полак - Рибьер)

**Вход:** стартовая точка  $x^0 \in \mathbb{R}^d$ ,  $p_0 = -\nabla f(x_0)$  количество итераций K

- 1: **for** k = 0, 1, ..., K 1 **do**
- 2:  $\alpha_k = \mathsf{Л}$ инейый поиск
- $3: \qquad x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k$
- 4:  $\beta_{k+1} = \frac{\langle \nabla f(x^{k+1}), \nabla f(x^{k+1}) \nabla f(x^k) \rangle}{\langle \nabla f(x^k), \nabla f(x^k) \rangle}$
- 5:  $p_{k+1} = -\nabla f(x^{k+1}) + \beta_{k+1} p_k$
- 6: end for

Выход:  $x^K$ 

• Обобщения работают неплохо, но гарантии в теории далеко не самые оптимистичные.

- Обобщения работают неплохо, но гарантии в теории далеко не самые оптимистичные.
- Лучше иногда делать «рестарты». В данном случае «рестарты» предполагают иногда брать  $\beta_k = 0$ , забывая историю. Вопрос: итерация какого метода тогда получится?

- Обобщения работают неплохо, но гарантии в теории далеко не самые оптимистичные.
- Лучше иногда делать «рестарты». В данном случае «рестарты» предполагают иногда брать  $\beta_k = 0$ , забывая историю. Вопрос: итерация какого метода тогда получится? Градиентный спуск.

- Обобщения работают неплохо, но гарантии в теории далеко не самые оптимистичные.
- Лучше иногда делать «рестарты». В данном случае «рестарты» предполагают иногда брать  $\beta_k = 0$ , забывая историю. **Вопрос**: итерация какого метода тогда получится? Градиентный спуск.
- Подходит как метод «стартер», которым из начальной неизвестной точки, можно близко, но не совсем точно подойти к решению.