Метод сопряженных градиентов Методы оптимизации

Александр Безносиков

Московский физико-технический институт

28 сентября 2023



Снова к Коши

• Снова решаем систему линейных уравнений:

$$Ax = b$$
.

Ищем
$$x \in \mathbb{R}^d$$

ullet $A \in \mathbb{R}^{d imes d}$ 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

ullet 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

ullet 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

ullet 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

ullet 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

ullet 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

ullet 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

ullet 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? $\lambda_m=0$.
- **Bonpoc**: 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. Вопрос: как его можно использовать? Если у нас есть d сопряженных векторов, то они формируют базис. Раскладываем решение:

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

• 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 λ_i ? $\langle Ap_i | \chi^* \rangle$ $\Rightarrow \lambda_i p_i = \lambda_i p_i Ap_i$ $\Rightarrow \lambda_i p_i = \lambda_i p_i Ap_i$ $\Rightarrow \lambda_i p_i Ap_i$

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

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

• **Bonpoc**: как найти λ_i ? Возьмем скалярное произведение с Ap_i :

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

Здесь опять воспользовались определением сопряженности.

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

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

ullet **Bonpoc:** как найти λ_i ? Возьмем скалярное произведение с Ap_i :

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

Здесь опять воспользовались определением сопряженности.

ullet Заметим, что $Ax^*=b$, тогда $p_i^Tb=\lambda_j p_i^TAp_j$.

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

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

ullet **Bonpoc:** как найти λ_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.

- ullet Заметим, что $Ax^*=b$, тогда $p_j^Tb=\lambda_j p_j^TAp_j$.
- Тогда

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



• 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 α_k .

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

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

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

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

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

Итеративная схема с λ :

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

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

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

Итеративная схема с λ :

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

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

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

$$x^{k+1} = x^{0} + \sum_{i=0}^{k} \alpha_{i} p_{i}.$$

Итеративная схема с λ :

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

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

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

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

$$x^0 = \sum_{i=0}^{d-1} ilde{\lambda}_i p_i,$$
 где $ilde{\lambda}_i = rac{p_i^T A x_0}{p_i^T A p_i}.$

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

$$x^0 = \sum_{i=0}^{d-1} ilde{\lambda}_i p_i,$$
 где $ilde{\lambda}_i = rac{p_i^T A x_0}{p_i^T A p_i}.$

• Тогда справедливо следующее утверждение:

ullet 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 $\tilde{\lambda}_i = \frac{p_i^T A x_0}{p_i^T A p_i}$.

• Тогда справедливо следующее утверждение:

$$\sum_{i=0}^{k} \alpha_i p_i = \sum_{i=0}^{k} \sum_{j=0}^{k} \left(\frac{p_i^T A x_0}{p_i^T A p_j} + \alpha_i \right) p_i = \sum_{i=0}^{k} \lambda_i p_i = \sum_{i=0}^{k} \frac{p_i^T b}{p_i^T A p_i} p_i.$$

• 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? $(x^k - x^0) = \sum_{i=0}^{k-1} \alpha_i p_i$, 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:

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

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



ullet Рассмотрим шаг метода $x^{k+1} = x^k + lpha_k p_k$, а также функцию

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

ullet Рассмотрим шаг метода $x^{k+1} = x^k + lpha_k p_k$, а также функцию

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

• Вопрос: что это за функция?

ullet Рассмотрим шаг метода $x^{k+1} = x^k + lpha_k p_k$, а также функцию

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

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

ullet Рассмотрим шаг метода $x^{k+1} = x^k + lpha_k p_k$, 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 α^* ?

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

$$f(x^k + \lambda p_k) = \frac{1}{2} (x^k + \lambda p_k)^T A(x^k + \lambda p_k) - b^T (x^k + \lambda p_k)$$

$$= W + \lambda^2 \cdot \frac{1}{2} p_k A p_k + \lambda p_k A x^k - \lambda b p_k$$

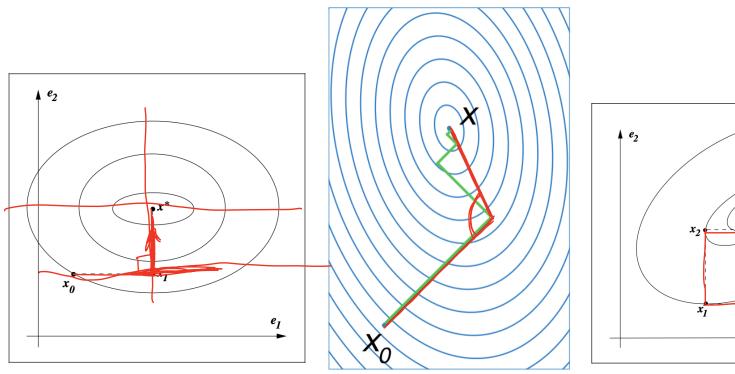
ullet Рассмотрим шаг метода $x^{k+1} = x^k + lpha_k p_k$, а также функцию

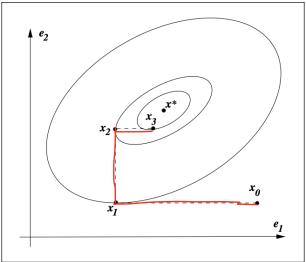
$$f(x) = \frac{1}{2}x^T Ax - bx.$$

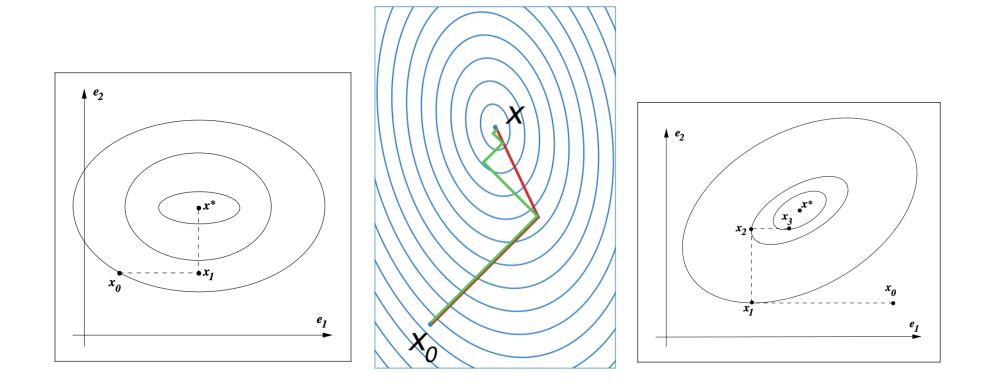
- **Bonpoc**: что это за функция? Ее минимизация эквивалентна поиску решения системы уравнений: $\nabla f(x^*) = Ax^* b = 0$.
- Рассмотрим:

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

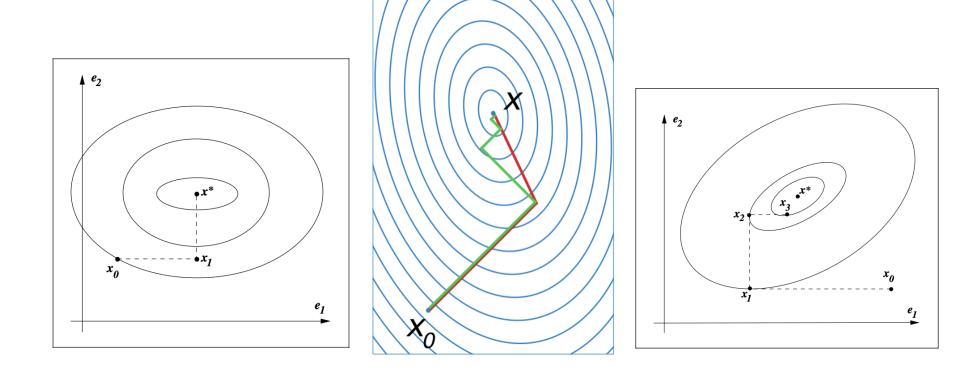
Где у этой функции минимум по α^* ? $\alpha^* = \frac{p_k^T(b-Ax^k)}{p_k^TAp_k} = \alpha_k$. Эта и есть физика — минимизация вдоль p_k .







• 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 $\langle \nabla f(x^{k+1}), p_i \rangle$.

Доказательство

• По индукции. База:
$$r_1 p_0 = 0$$
 $r_1 = A x^1 - b = A (x^0 + \lambda_0 p_0) - b = A x^0 - b + \lambda_0 A p_0$
 $= r_0 + \lambda_0 A p_0$
 $= r_0 + \lambda_0 A p_0$
 $t_1 p_0 = r_0 p_0 + \lambda_0 p_0 A p_0$
 $t_1 p_0 = r_0 p_0 + \lambda_0 p_0 A p_0$
 $t_1 p_0 = r_0 p_0 A p_0$

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 $\alpha_0 = 0$:

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

Доказательство

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

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

• Предположение: пусть предположение верно для всех $i \le k$.

Доказательство

ullet По индукции. База: $r_1 = Ax^1 - b = Ax^0 - b + \alpha_0 Ap_0 = r_0 + \alpha_0 Ap_0$, в силу выбора $\alpha_0 = \emptyset$:

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

Предположение: пусть предположение верно для всех $i \leq k$.

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 $\alpha_0 = 0$:

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

- 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: $r_1 = Ax^1 - b = Ax^0 - b + \alpha_0 A p_0 = r_0 + \alpha_0 A p_0$, в силу выбора $\alpha_0 = 0$:

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

- **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 α_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?

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 $\alpha_0 = 0$:

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

- **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 α_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.



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

- 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 β_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). $\chi^{t+1} = \chi^{t+1} + \mathcal{A}_k^{t}$

- 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 β_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 β_k ?



- 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 β_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 β_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.
- **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 β_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 β_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

$$\beta_k = \frac{p_{k-1}^T \overline{Ar_k}}{p_{k-1}^T Ap_{k-1}}.$$

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

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

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

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

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

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

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

7: end for

Выход: x^K

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**
$$k = 0, 1, ..., K - 1$$
 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: $r_{k+1} = Ax^{k+1} - b$

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?



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

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

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

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

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?

• 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:** 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 $\{p_i\}$.
- **Bonpoc**: Знаем ли, что все $\{p_i\}$ сопряженные? Нет, мы знаем только, что p_k и p_{k-1} сопряжены в силу подбора β_k . Надо показать более широкое утверждение:

Для любого $k \geq 1$ 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 β_1 .

- Идем по индукции.
- База: p_0 и p_1 сопряжены в силу подбора β_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 β_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 β_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 β_{k+1} .

- Идем по индукции.
- База: p_0 и p_1 сопряжены в силу подбора β_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 β_{k+1} . Рассмотрим i < k:

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

- Идем по индукции.
- База: p_0 и p_1 сопряжены в силу подбора β_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 β_{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 β_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 β_{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 β_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 β_{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.

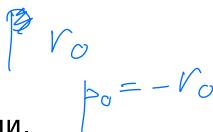
• Осталось показать, что $-r_{k+1}^T A p_i = 0$. Запомним это.



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

- Knowobane op-bo A, Vo

• 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.

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

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

- 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 $r_{k+1} \in \{r_0, \dots A^{k+1}r_0\}$.

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

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

- 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 $r_{k+1} \in \{r_0, \dots A^{k+1} r_0\}$. 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 $A^{k+1} r_0 \in \operatorname{span}\{r_0, \dots r_{k+1}\}$.

- Докажем, что для $k \ge 0$ выполнено
- Θ 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} :

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

$$\operatorname{P(H)} = \operatorname{P(K)} = \operatorname{P(K)}$$

- 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:

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

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

- 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:

- 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:

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

• По только что доказанному:

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



ullet 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

$$(p_i) \in \operatorname{span}\{r_0, \dots, A^i r_0\}.$$

Api e span
$$(kr(i+1))$$

 $i+1 \le k$
 $kr(i+1) = span(por Pi+1)$
 $bce comp here$
 $i+1$
 $i+1 \le k$
 $bce comp here$
 $i+1$

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

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

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



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

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

• 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:

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

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:

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

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

Вопрос: а для какого метода справедлива похожая оценка?



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:

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

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

Вопрос: а для какого метода справедлива похожая оценка? Ускоренный градиентный метод.

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**
$$k = 0, 1, ..., K - 1$$
 do
2: $\alpha_k = -\frac{r_k^T r_k}{p_k^T A p_k}$

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

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

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

5:
$$\beta_{k+1} = \frac{r'_{k+1}}{r''_{k+1}}$$

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

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

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,\ldots,K-1 do 2: \alpha_k=? \longrightarrow 3: 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} \longrightarrow 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,\ldots,K-1 do 2: \alpha_k=? — 3: 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 α_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,\ldots,K-1 do 2: \alpha_k=? 3: 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 α_k ? Мы хотим минимизировать вдоль направления p_k , получаем одномерную функцию зависящую от α . 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,\ldots,K-1 do 2: \alpha_k=\Piинейый поиск 3: 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.