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

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

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. **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 ?

• 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 ? 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. 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 ? 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 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.

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

• 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 $\tilde{\lambda}_i = \frac{p_i^T A x^0}{p_i^T A p_i}$.

• 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 $\tilde{\lambda}_i = \frac{p_i^T A x^0}{p_i^T A p_i}$.

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 α

• 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 α

• 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 α^* ?

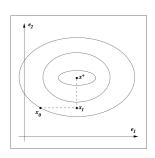
• Рассмотрим шаг метода $x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k$, а также функцию

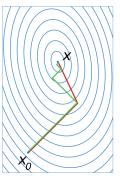
$$f(x) = \frac{1}{2}x^T Ax - bx.$$

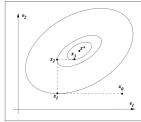
- Вопрос: что это за функция? Ее минимизация эквивалентна поиску решения системы уравнений: $\nabla f(x^*) = Ax^* b = 0$.
- Рассмотрим:

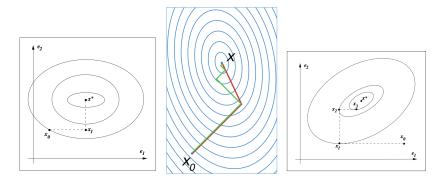
$$g(\alpha) = f(x^k + \alpha p_k).$$

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

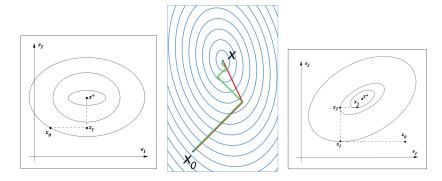








• На второй картинке показано, что сопряженные направления не ортогональны (в привычном смысле этого смысла слова).



- 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 $\langle \nabla f(x^{k+1}), p_i
angle = 0$.

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 α_k

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

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

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 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

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 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).

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 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 ?

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 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} :

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

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 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

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

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 \mathcal{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 \mathcal{K}

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

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

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

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? $r_k = Ax^k - b = \nabla f(x^k)$. 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?

- **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: 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 $k \ge 1$ 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 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:

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

- Идем по индукции.
- База: p_0 и p_1 сопряжены в силу подбора 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 $\mathrm{span}\{r_0, \dots r_k\} = \mathrm{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ 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 $\mathrm{span}\{r_0, \dots r_k\} = \mathrm{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ 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 $p_k \in \text{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$.

- 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 $i \leq k$.
- 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 $\mathrm{span}\{r_0, \dots r_k\} = \mathrm{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ 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 $i \le k$.
- 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:

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

- Докажем, что для $k \ge 0$ выполнено span $\{r_0, \dots r_k\} = \operatorname{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ и span $\{p_0, \dots p_k\} = \operatorname{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$.
- 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 $p_k \in \text{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$. 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: $Ap_k = Ap_k$. Так как

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

- Докажем, что для $k \ge 0$ выполнено span $\{r_0, \dots r_k\} = \operatorname{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$ и span $\{p_0, \dots p_k\} = \operatorname{span}\{r_0, \dots A^k r_0\}$.
- 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_{k+1}:

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

• По второму предположению индукции:

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

- 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_{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:

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

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

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

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

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

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: $\alpha_k = ?$
- $3: x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k$
- 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 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, ..., 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 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, ..., K 1 **do**
- 2: $\alpha_k = Линейый поиск$
- $3: x^{k+1} = x^k + \alpha_k p_k$
- 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.