pcg算法 搜索

🚠 会员中心 🞁 足迹 :

翻译 Matrix_11 ●于 2018-06-02 19:13:21 发布 ● 15836 🍫 收藏 35

3 - 3 · / \TIUPPIXTIM (· ·

分类专栏: 机器学习

Machine 机器

机器学习 专栏收录该内容

119 订阅 110 篇文章

订阅专栏

今天介绍数值计算和优化方法中非常有效的一种数值解法,共<mark>轭梯度法</mark>。我们知道,在解大型线性方程组的时候,很少会有一步到位的精确解析解,一般都需要通过迭代来进行逼近,而 PCG 就是这样一种迭代逼近算法。

我们先从一种特殊的线性 <mark>方程组</mark> 的定义开始,比如我们需要解如下的线性方程组:

$$Ax = b$$

这里的 是对称,正定矩阵, 同样也是已知的列向量,我们需要通过 和 来求解,这 其实是我们熟知的一些线性系统的表达式。

直接求解

首先,我们来看一种直观的解法,我们定义满足如下关系的向量为关于 矩阵 的共轭向量,

$$\mathbf{u}^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{v} = 0$$

因为矩阵 是对称正定矩阵,所以矩阵 定义了一个内积空间:

$$\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle_{\mathbf{A}} := \langle \mathbf{A} \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle = \langle \mathbf{u}, \mathbf{A}^\mathsf{T} \mathbf{v} \rangle = \langle \mathbf{u}, \mathbf{A} \mathbf{v} \rangle = \mathbf{u}^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{v}$$

基于此,我们可以定义一组向量

$$P = \{\mathbf{p}_1, \dots, \mathbf{p}_n\}$$

其中的向量,,...,都是互为共轭的,那么构成了空间的一个基,上述方程的解可以表示成中向量的线性组合:

$$\mathbf{x}_* = \sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{p}_i$$

根据上面的表达式,我们可以得到:

$$\begin{aligned} \mathbf{A}\mathbf{x}_* &= \sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{A} \mathbf{p}_i \\ \mathbf{p}_k^\mathsf{T} \mathbf{A}\mathbf{x}_* &= \sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{p}_k^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{p}_i \quad \text{(Multiply left by } \mathbf{p}_k^\mathsf{T} \text{)} \\ \mathbf{p}_k^\mathsf{T} \mathbf{b} &= \sum_{i=1}^n \alpha_i \langle \mathbf{p}_k, \mathbf{p}_i \rangle_{\mathbf{A}} \quad \quad (\mathbf{A}\mathbf{x}_* = \mathbf{b} \text{ and } \langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle_{\mathbf{A}} = \mathbf{u}^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{v} \text{)} \\ \langle \mathbf{p}_k, \mathbf{b} \rangle &= \alpha_k \langle \mathbf{p}_k, \mathbf{p}_k \rangle_{\mathbf{A}} \quad \quad (\mathbf{u}^\mathsf{T} \mathbf{v} = \langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle \text{ and } \forall i \neq k : \langle \mathbf{p}_k, \mathbf{p}_i \rangle_{\mathbf{A}} = 0 \text{)} \end{aligned}$$

这意味着:



pcg算法

搜索

HORIZON

会员中心 🞁 足迹 :

迭代求解

上面的方法已经说明, 是一系列共轭向量 的线性组合,学过 PCA 的都知道,可以 用前面占比高的向量组合进行逼近,而不需要把所有的向量都组合到一起,PCG 也 是用到了这种思想,通过仔细的挑选共轭向量 来重建方程的解。

我们先来看下面的一个方程:

$$f(\mathbf{x}) = \frac{1}{2}\mathbf{x}^\mathsf{T}\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{x}^\mathsf{T}\mathbf{b}, \qquad \mathbf{x} \in \mathbf{R}^n$$

对上面的方程求导, 我们可以得到:

$$D^2 f(\mathbf{x}) = \mathbf{A}$$

$$Df(\mathbf{x}) = \mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}$$

可以看到,方程的一阶导数就是我们需要解的线性方程组,令一阶导数为 0, 那么我们需要解的就是这样一个线性方程组了。

假设我们随机定义的一个初始向量为,那么我们可以定义第一个共轭向量为,后续的基向量都是和梯度共轭的,所以称为共轭梯度法。

下面给出详细的算法流程:

$$\begin{aligned} \mathbf{r}_0 &:= \mathbf{b} - \mathbf{A} \mathbf{x}_0 \\ \mathbf{p}_0 &:= \mathbf{r}_0 \\ k &:= 0 \end{aligned}$$
 repeat
$$\alpha_k := \frac{\mathbf{r}_k^\mathsf{T} \mathbf{r}_k}{\mathbf{p}_k^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{p}_k}$$

$$\mathbf{x}_{k+1} := \mathbf{x}_k + \alpha_k \mathbf{p}_k$$

$$\mathbf{r}_{k+1} := \mathbf{r}_k - \alpha_k \mathbf{A} \mathbf{p}_k$$
 if r_{k+1} is sufficiently small, then exit loop
$$\beta_k := \frac{\mathbf{r}_{k+1}^\mathsf{T} \mathbf{r}_{k+1}}{\mathbf{r}_k^\mathsf{T} \mathbf{r}_k}$$

$$\mathbf{p}_{k+1} := \mathbf{r}_{k+1} + \beta_k \mathbf{p}_k$$

$$k := k+1$$
 end repeat The result is \mathbf{x}_{k+1} blog. csdn. net/shinian1987

而 preconditioned conjugate gradient method 与共轭梯度法的不同之处在于预先定义了一个特殊矩阵:

ŵ

课程 文库·商城 问答 社区 插件 认证 开源

pcg算法

搜索

会员中心 🞁 足迹 :

 $\mathbf{z}_0 := \mathbf{M}^{-1} \mathbf{r}_0$

 $\mathbf{p}_0 := \mathbf{z}_0$

k := 0

repeat

$$lpha_k := rac{\mathbf{r}_k^\mathsf{T} \mathbf{z}_k}{\mathbf{p}_k^\mathsf{T} \mathbf{A} \mathbf{p}_k}$$

 $\mathbf{x}_{k+1} := \mathbf{x}_k + \alpha_k \mathbf{p}_k$

 $\mathbf{r}_{k+1} := \mathbf{r}_k - \alpha_k \mathbf{A} \mathbf{p}_k$

if \mathbf{r}_{k+1} is sufficiently small then exit loop end if

$$\mathbf{z}_{k+1} := \mathbf{M}^{-1}\mathbf{r}_{k+1}$$

$$eta_k := rac{\mathbf{z}_{k+1}^\mathsf{T} \mathbf{r}_{k+1}}{\mathbf{z}_k^\mathsf{T} \mathbf{r}_k}$$

$$\mathbf{p}_{k+1} := \mathbf{z}_{k+1} + \beta_k \mathbf{p}_k$$

k := k+1

end repeat

The result is x_{k+1} g. csdn. net/shinian1987

参考来源: wiki 百科

https://en.wikipedia.org/wiki/Conjugate_gradient_method#The_preconditioned_conj ugate_gradient_method

预处理共轭梯度法(PCG)

OORRANNGGE的博客 ① 1万+

开始读研了,研究方向是SLAM。SLAM中很重要的一部分是位姿估计,需要用到一些优化算...

PCG(preconditioned conjugate gradient)算法

转载于:https://www.cnblogs.com/lansebandaoti/p/10401758.html

评论 4

请发表有价值的评论,博客评论不欢迎灌水,良好的社区氛围需大家分起组



qq_42800841 2020.11.18

这个M怎么取呢



77年IT大叔 2020.05.16

没看懂



CLM_Only 2019.03.14

ß

博主好,请问您提到的PCG中的 迭代终止条件r(k+1)具体该怎么设置呢?在这同时用考虑 最大迭代步数k吗?

ďЪ

一般会设置判断:||r||/||b||<eps作为退出条件,eps我通常取(10^-4 - 10^-8)的数值。k 值必须设定, 否则遇到不收敛的就死循环了。

【腾讯实习生】-PCG视频内容理解算法实习生_zero的博客

【腾讯实习生】-PCG视频内容理解<mark>算法</mark>实习生工作职责: - 负责挖掘和提取视频相关特征(图...

pcg算法 matlab,关于Newton-pcg法解方程的编程思路...

pcg算法 matlab,关于Newton-pcg法解方程的编程思路 - 数学 - 小木虫 - 学术 科研 互动社区... ...

共轭梯度 (CG) 算法 热门推荐

LSEC小陆的博客

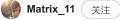
6万+

共轭梯度(CG)方法计算数学与科学工程计算研究所 陆嵩简单介绍共轭梯度方法也是一种迭... SSOR-PCG算法

SSOR-PCG算法,预处理过程含求逆。为了更加简便的计算,可以将其中的求逆过程转换,...

pcgmatlab代码-ok:好的

pcg matlab代码流体网 此仓库包含复制论文序



ŵ





区位工人中

Matrix_11 关注

pcg算法

搜索

HORIZON

会员中心 🞁 足迹 :

世界里寻找各种可能。

热门文章

机器学习 F1-Score, recall, precision 💿 60559

人脸表情识别常用的几个数据库 ③ 36687

PS图层混合算法之三(滤色,叠加,柔

光, 强光) 🧿 30613

机器学习: VAE(Variational Autoencoder)

模型 ② 29556

机器学习: Kullback-Leibler Divergence

(KL 散度) ① 28653

分类专栏

这些年, 那些事

15篇

计算摄影与图像处理

36篇

Photoshop 图像处理...

92篇

机器学习

110篇

OpenCV 图像处理

52篇

└ 深度学习框架

最新评论

PS图层混合算法之一 (不透明度, 正片... 虫虫侠: 算法中, 当除以0时如何计算? 如: 当C=1-(1-B)/A中的A为0时, C怎么计算

机器视觉: LBP-TOP

RevoWang: 这个网站打不开了,请问最新 的是什么呢

机器学习: Colorization using Optimization weixin_47856580: 我记得matlab里说这两 个Y是一样的

PS 滤镜算法—— 表面模糊

jh-lam: 实质上与双边滤波相当,但后者复

相机的内外参与相机标定

郎爱上羊:看看博主其他的文章,总结得很 优秀 👍 👍

您愿意向朋友推荐"博客详情页"吗?











强烈不推荐 不推荐 一般般 推荐 强烈推荐

最新文章

有趣的纹理合成

相机的内外参与相机标定

图像的几何变换

♠ CSDN 博客 课程 文库·商城 问答 社区 插件 认证 开源

pcg算法

搜索

高元 会员中心 🔐 足迹 :

Matrix_11 关注