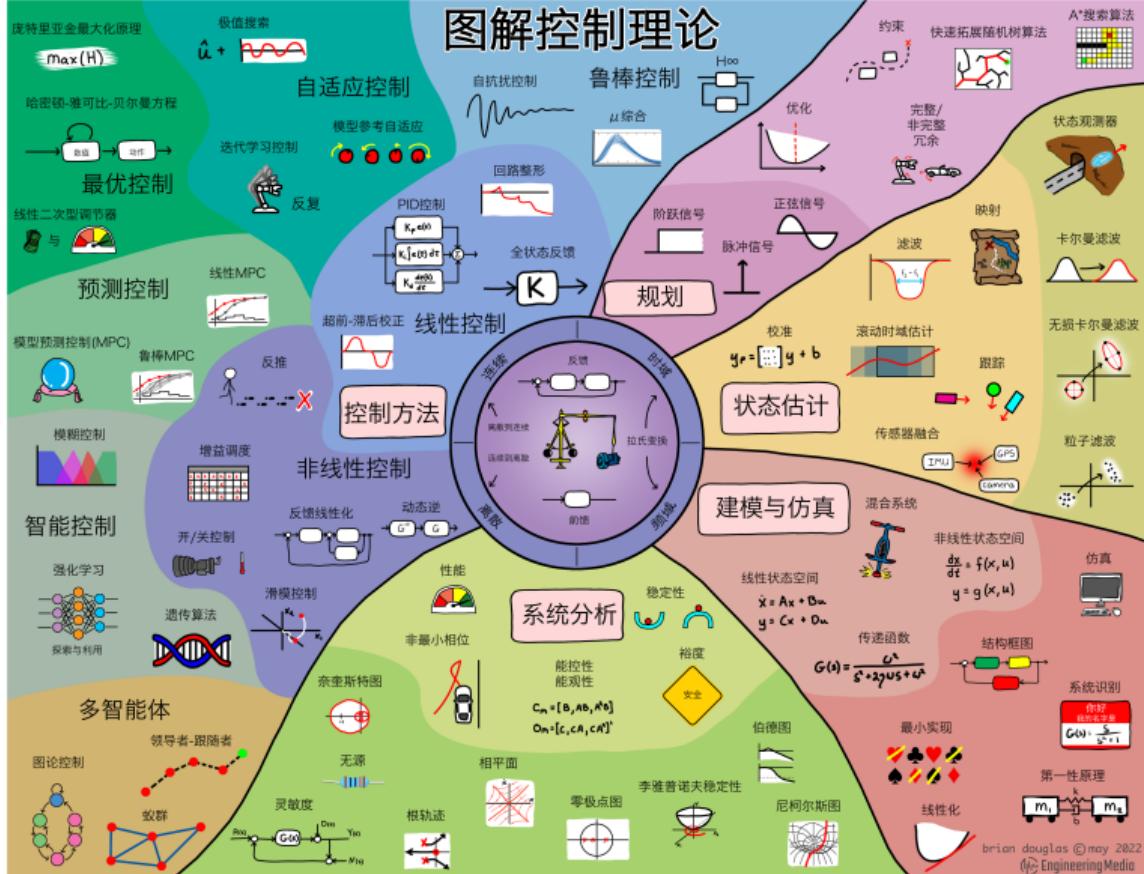


第一章 最优化简介

修贤超

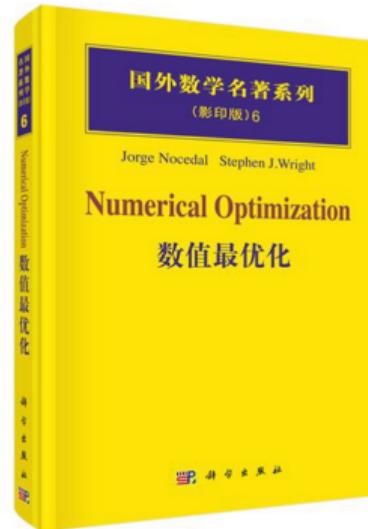
<https://xianchaoxiu.github.io>

优化与控制



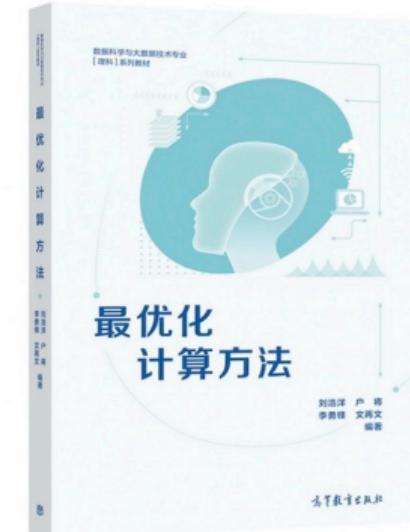
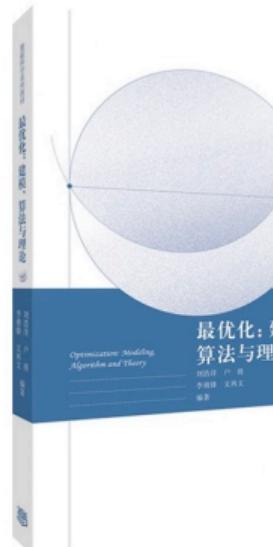
参考资料

- Convex Optimization, Stephen Boyd and Lieven Vandenberghe
- Numerical Optimization, Jorge Nocedal and Stephen Wright, Springer



教材

- 最优化计算方法, 刘浩洋, 户将, 李勇锋, 文再文著, 高等教育出版社, 2021
- <http://faculty.bicmr.pku.edu.cn/~wenzw/optbook.html>



章节安排

- 第一章 最优化简介
- 第二章 基础知识
- 第三章 典型优化问题
- 第四章 最优性理论
- 第五章 无约束优化算法
- 第六章 约束优化算法
- 第七章 复合优化算法
- 更多案例分析

- 1.1 最优化问题概括
- 1.2 实例：稀疏优化
- 1.3 实例：深度学习
- 1.4 最优化的基本概念

最优化问题的一般形式

■ 最优化问题一般可以描述为

$$\begin{aligned} & \min \quad f(x) \\ & \text{s.t.} \quad x \in \mathcal{X} \end{aligned} \tag{1}$$

- $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^\top \in \mathbb{R}^n$ 是**决策变量**
- $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ 是**目标函数**
- $\mathcal{X} \subseteq \mathbb{R}^n$ 是**约束集合或可行域**, 可行域包含的点称为**可行解或可行点**
- 当 $\mathcal{X} = \mathbb{R}^n$ 时, 问题 (1) 称为**无约束优化问题**
- 集合 \mathcal{X} 通常可以由约束函数 $c_i(x) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, i = 1, 2, \dots, m + l$ 表达为

$$\mathcal{X} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid c_i(x) \leq 0, \quad i = 1, 2, \dots, m, \\ c_i(x) = 0, \quad i = m + 1, m + 2, \dots, m + l\}$$

最优化问题的一般形式

- 在所有满足约束条件的决策变量中，使目标函数取最小值的变量 x^* 称为优化问题 (1) 的**最优解**，即对任意 $x \in \mathcal{X}$ 都有

$$f(x) \geq f(x^*)$$

- 如果求解目标函数 f 的最大值，则 “ \min ” 应替换为 “ \max ”
- 函数 f 的最小（最大）值不一定存在，但其下（上）确界总是存在的
- x 可以是矩阵、多维数组或张量等

最优化问题的类型

- **线性规划** 目标函数和约束函数均为线性函数的问题
- **整数规划** 变量只能取整数的问题
- **非线性规划** 目标函数和约束函数中至少有一个为非线性函数的问题
- **二次规划** 目标函数是二次函数而约束函数是线性函数的问题
- **半定规划** 极小化关于半正定矩阵的线性函数的问题
- **稀疏优化** 最优解只有少量非零元素的问题
- **非光滑优化** 包含非光滑函数的问题
- **低秩矩阵优化** 最优解是低秩矩阵的问题
- 鲁棒优化、组合优化、随机优化、零阶优化、流形优化、分布式优化等

- 1.1 最优化问题概括
- 1.2 实例: 稀疏优化
- 1.3 实例: 深度学习
- 1.4 最优化的基本概念

- 给定 $b \in \mathbb{R}^m$, 矩阵 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, 且向量 b 的维数远小于向量 x 的维数, 即 $m \ll n$. 考虑线性方程组求解问题

$$Ax = b$$

- 方程组欠定, 存在无穷多个解
- 原始信号中有较多的零元素, 即稀疏解

$$\begin{aligned} (\ell_0) \quad & \min_{x \in \mathbb{R}^n} \|x\|_0 \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b \end{aligned} \qquad \begin{aligned} (\ell_2) \quad & \min_{x \in \mathbb{R}^n} \|x\|_2 \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b \end{aligned} \qquad \begin{aligned} (\ell_1) \quad & \min_{x \in \mathbb{R}^n} \|x\|_1 \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b \end{aligned}$$

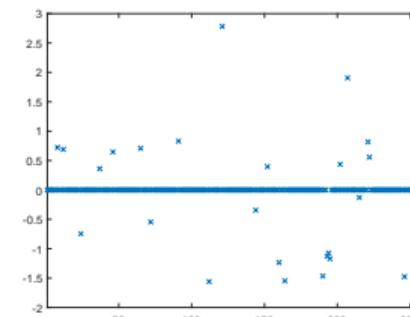
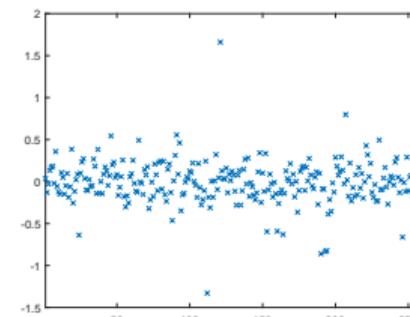
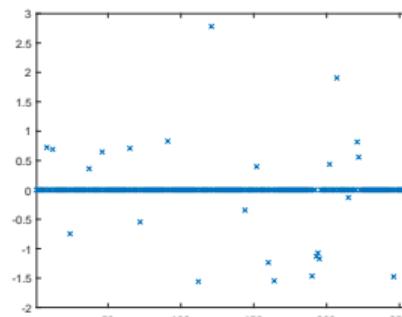
- 压缩感知 (compressive sensing), 即通过部分信息恢复全部信息的解决方案

稀疏优化

■ MATLAB 仿真

```
1 m = 128; n = 256;  
2 A = randn(m, n); u = sprandn(n, 1, 0.1);  
3 b = A * u;
```

■ 若 A, b 满足一定的条件，向量 u 也是 ℓ_1 范数优化问题的唯一最优解



稀疏优化代表作

Compressed sensing

[DL Donoho - IEEE Transactions on information theory, 2006 - ieeexplore.ieee.org](#)

Suppose x is an unknown vector in \mathbb{R}^m (a digital image or signal); we measure n general linear functionals of x and then reconstruct. If x is known compressible by ...

☆ 被引用次数: 34750 相关文章 ≫

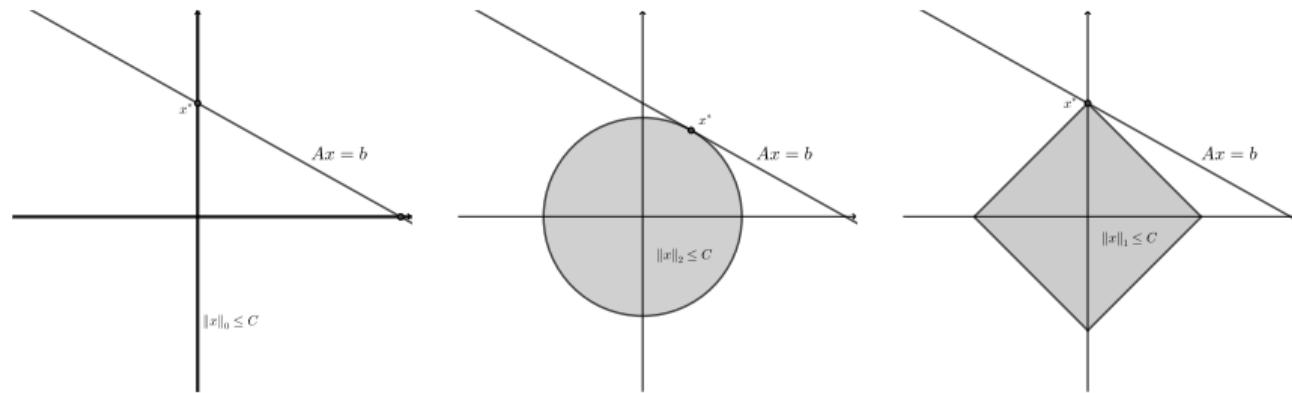
Robust uncertainty principles: Exact signal reconstruction from highly incomplete frequency information

[EJ Candès, J Romberg, T Tao - IEEE Transactions on ..., 2006 - ieeexplor](#)

... to **Uncertainty Principles** From a certain point of view, our results are connected to the so-called **uncertainty principles** [4]... will be a novel **uncertainty principle** for generic sets ,

☆ 双引用 被引用次数: 19715 相关文章 所有 27 个版本 ≫

■ 原点到仿射集 $Ax = b$ 的投影



- 绝对值函数在零点处不可微，即**非光滑**
- A 通常是稠密矩阵，甚至元素未知或者不能直接存储

LASSO 问题

■ 考虑带 ℓ_1 范数正则项的优化问题

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} \mu \|x\|_1 \quad \text{s.t.} \quad Ax = b \quad (2)$$



$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} \mu \|x\|_1 + \frac{1}{2} \|Ax - b\|_2^2 \quad (3)$$

- $\mu > 0$ 是给定的正则化参数
- 称为 LASSO (least absolute shrinkage and selection operator)
- 本课程大部分算法都将针对(2)和(3)给出

LASSO 代表作

Regression shrinkage and selection via the lasso

R Tibshirani - Journal of the Royal Statistical Society Series B ..., 1996
- academic.oup.com

... methods for estimation of prediction error and the **lasso** shrinkage parameter ...
Bayes model for the **lasso** is briefly mentioned in Section 5. We describe the algorithm in Section 6. ...

☆ 被引用次数: 60458 相关文章 »

The adaptive lasso and its oracle properties

H Zou - Journal of the American statistical association, 2006 - Taylor & Francis

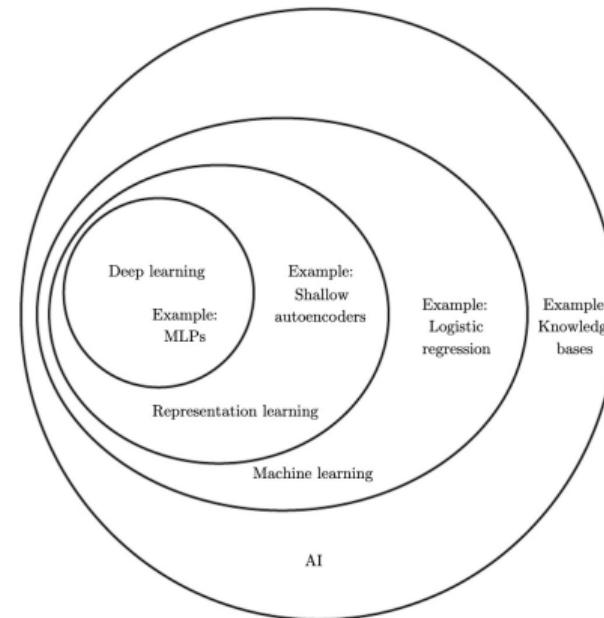
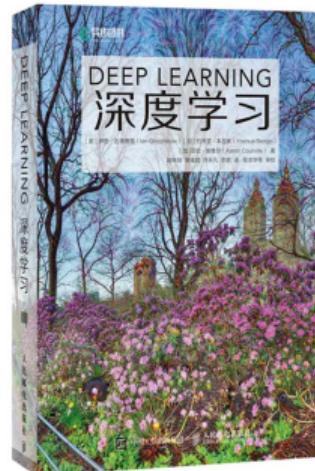
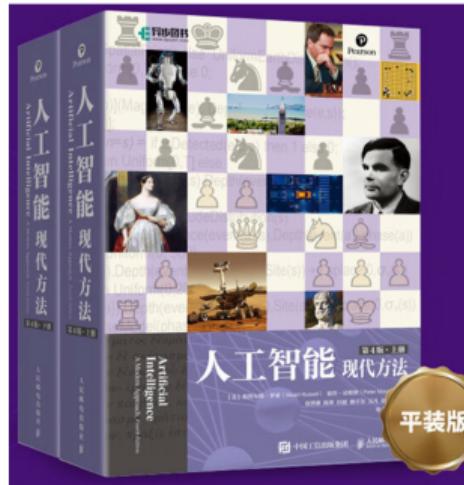
... for the **lasso** variable selection to ... **lasso**, called the adaptive **lasso**, adaptive weights are used for penalizing different coefficients in the L1 problem ... show that the adaptive **lasso** ...

☆ 被引用次数: 8879 相关文章 »

- 1.1 最优化问题概括
- 1.2 实例: 稀疏优化
- 1.3 实例: 深度学习
- 1.4 最优化的基本概念

深度学习

- 深度学习 (deep learning) 是机器学习的一个子领域
- 起源可以追溯至 20 世纪 40 年代，雏形出现在控制论



■ 常见的激活函数类型

- Sigmoid 函数

$$t(z) = \frac{1}{1 + \exp(-z)}$$

- Heaviside 函数

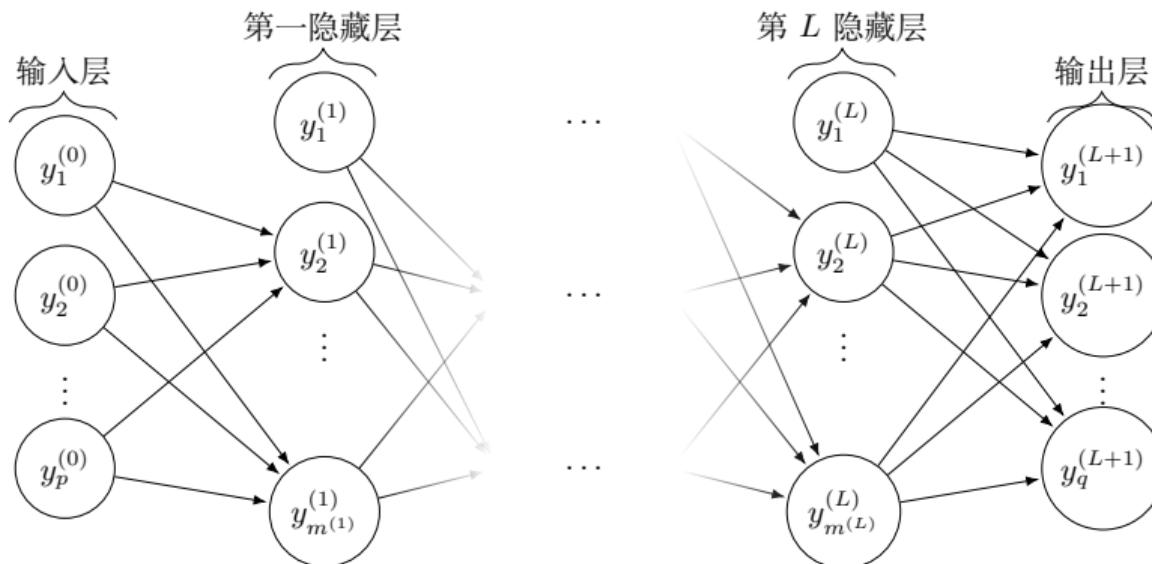
$$t(z) = \begin{cases} 1, & z \geq 0 \\ 0, & z < 0 \end{cases}$$

- ReLU 函数

$$t(z) = \max\{0, z\}$$

多层感知机

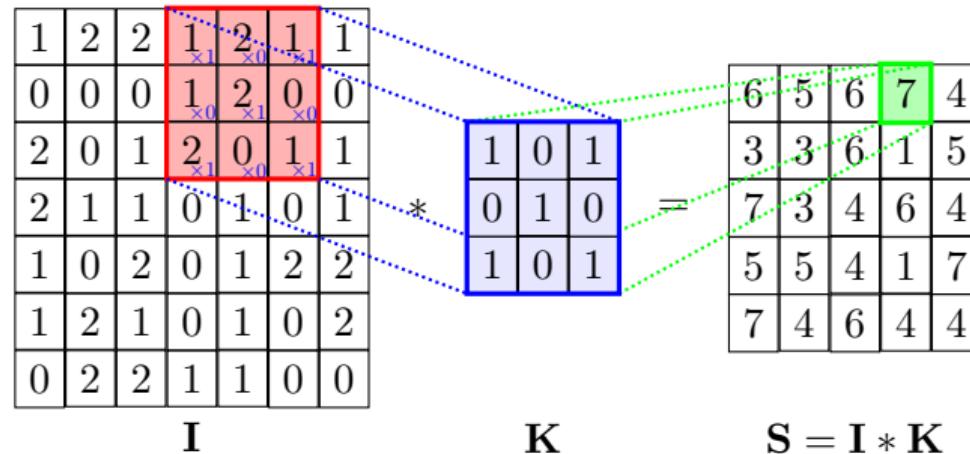
- 多层感知机 (multi-layer perceptron, MLP) 也叫前馈神经网络
- 通过已有的知识来对未知事物进行预测



卷积神经网络

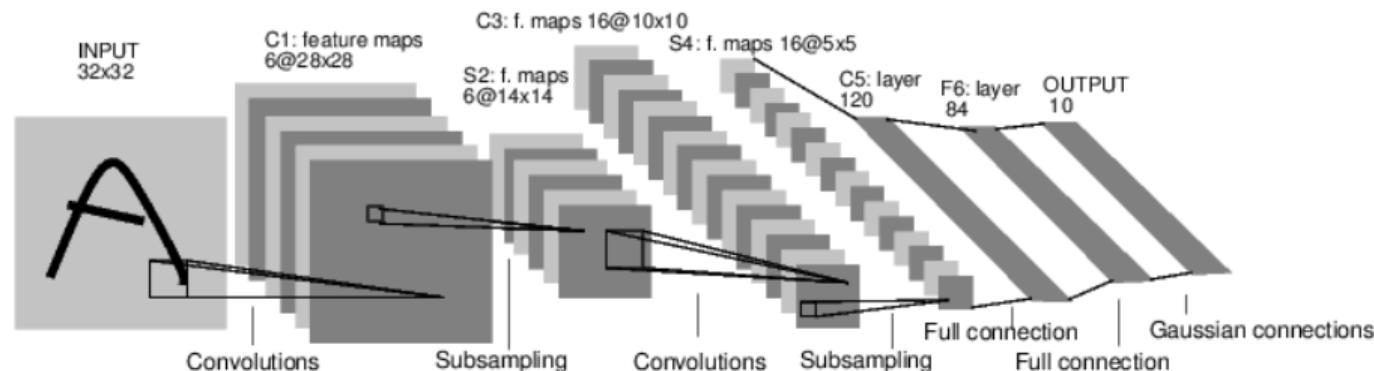
- 卷积神经网络 (convolutional neural network, CNN)
- 给定二维图像 $I \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 和卷积核 $K \in \mathbb{R}^{k \times k}$, 定义卷积操作 $S = I * K$, 即

$$S_{i,j} = \langle I(i:i+k-1, j:j+k-1), K \rangle$$



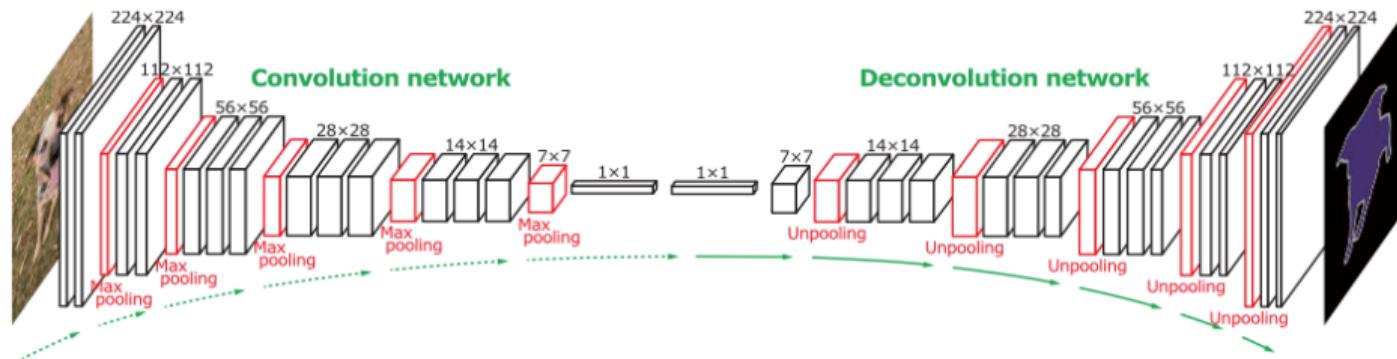
卷积神经网络

- LeCun 等人开创性的建立了数字分类的神经网络 LeNet-5，成功在银行识别支票上的手写数字



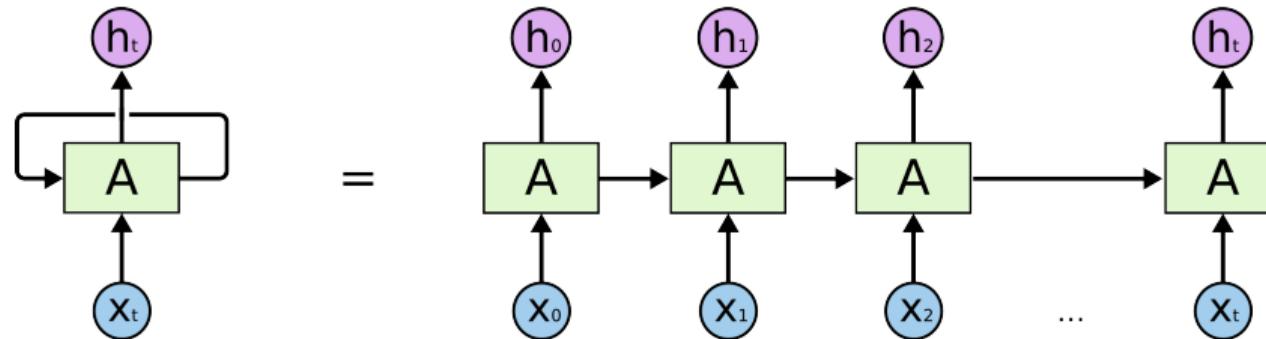
反卷积网络

- 生成网络是一种特殊的卷积网络，它使用转置卷积，也称为反卷积，常用的有生成对抗网络、变分自编码器、扩散模型



递归神经网络

- 递归神经网络 (recurrent neural networks, RNN) 建立在与前馈神经网络相同的计算单元上，但不必分层组织，并且允许定向循环



深度学习中的优化算法

■ 典型的数学模型

$$\min_{x \in \mathcal{W}} \quad \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \ell(f(a_i, x), b_i) + \mu \varphi(x)$$

■ 随机梯度类算法

- pytorch/caffe2: adadelta, adagrad, adam, nesterov, rmsprop, YellowFin
<https://github.com/pytorch/pytorch/tree/master/caffe2/sgd>
- pytorch/torch: sgd, asgd, adagrad, rmsprop, adadelta, adam, adamax
<https://github.com/pytorch/pytorch/tree/master/torch/optim>
- tensorflow: Adadelta, AdagradDA, Adagrad, ProximalAdagrad, Ftrl,
Momentum, adam, Momentum, CenteredRMSProp
https://github.com/tensorflow/tensorflow/blob/master/tensorflow/core/kernels/training_ops.cc

Imagenet classification with deep convolutional neural networks

[A Krizhevsky, I Sutskever... - Advances in neural ...](#), 2012 - proceedings.

We trained a large, deep convolutional neural network to classify the 1.3 million resolution images in the LSVRC-2010 **ImageNet** training set into the 1000 classes. On the ...

☆  引用 被引用次数: 132672 相关文章 所有 98 个版本 HTML |

Deep residual learning for image recognition

[K He, X Zhang, S Ren, J Sun - Proceedings of the IEEE ...](#), 2016 - openaccess.thecvf.com

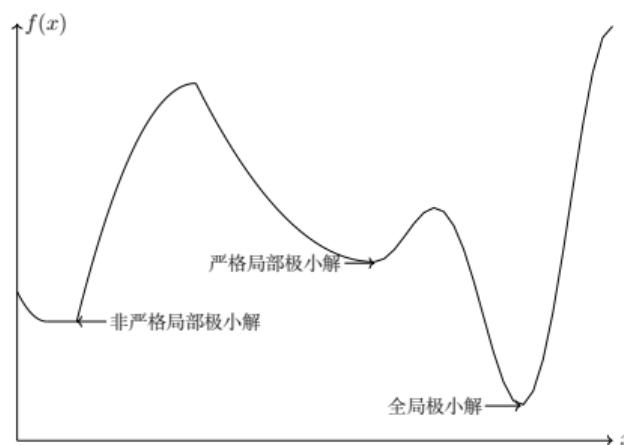
... **Deeper** neural networks are more difficult to train. We present a **res** framework to ease the training of networks that are substantially **deeper** than those used previously. ...

☆  引用 被引用次数: 232781 相关文章 所有 65 个版本 HTML |

- 1.1 最优化问题概括
- 1.2 实例：稀疏优化
- 1.3 实例：深度学习
- 1.4 最优化的基本概念

全局和局部最优解

- 如果 $f(\bar{x}) \leq f(x), \forall x \in \mathcal{X}$, 则称 \bar{x} 为**全局极小解**
- 如果存在 $N_\varepsilon(\bar{x})$ 使得 $f(\bar{x}) \leq f(x), \forall x \in N_\varepsilon(\bar{x}) \cap \mathcal{X}$, 则称 \bar{x} 为**局部极小解**
- 进一步, 如果有 $f(\bar{x}) < f(x), \forall x \in N_\varepsilon(\bar{x}) \cap \mathcal{X}$ 且 $x \neq \bar{x}$ 成立, 则称 \bar{x} 为**严格局部极小解**



收敛性

- 给定初始点 x^0 , 记算法迭代产生的点列为 $\{x^k\}$

- 如果 $\{x^k\}$ 在某种范数 $\|\cdot\|$ 的意义下满足

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|x^k - x^*\| = 0$$

且收敛的点 x^* 为一个局部（全局）极小解，则称该算法**依点列收敛到局部（全局）极小解**

- 如果从任意初始点 x^0 出发，算法都是依点列收敛到局部（全局）极小解的，则称该算法**全局依点列收敛到局部（全局）极小解**
 - 记对应的函数值序列 $\{f(x^k)\}$ ，则称该算法**（全局）依函数值收敛到局部（全局）极小值**

收敛准则

- 对于无约束优化问题，常用的收敛准则有

$$\frac{f(x^k) - f^*}{\max\{|f^*|, 1\}} \leq \varepsilon_1, \quad \|\nabla f(x^k)\| \leq \varepsilon_2$$

如果最优解未知，通常使用相对误差

$$\frac{\|x^{k+1} - x^k\|}{\max\{\|x^k\|, 1\}} \leq \varepsilon_3, \quad \frac{|f(x^{k+1}) - f(x^k)|}{\max\{|f(x^k)|, 1\}} \leq \varepsilon_4$$

- 对于约束优化问题，还需要考虑约束违反度

$$c_i(x^k) \leq \varepsilon_5, \quad i = 1, 2, \dots, m$$

$$|c_i(x^k)| \leq \varepsilon_6, \quad i = m + 1, m + 2, \dots, m + l$$

渐进收敛速度

- 设 $\{x^k\}$ 为算法产生的迭代点列且收敛于 x^*

□ Q-线性收敛

$$\frac{\|x^{k+1} - x^*\|}{\|x^k - x^*\|} \leq a, \quad a \in (0, 1)$$

□ Q-次线性收敛

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\|x^{k+1} - x^*\|}{\|x^k - x^*\|} = 1$$

□ Q-超线性收敛

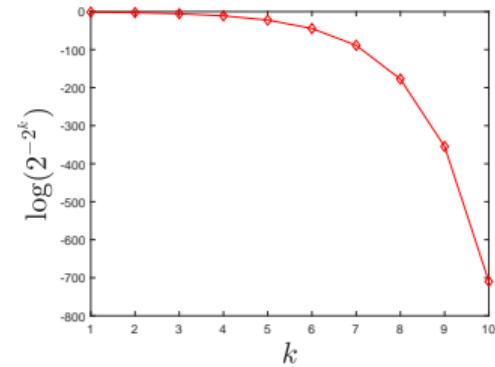
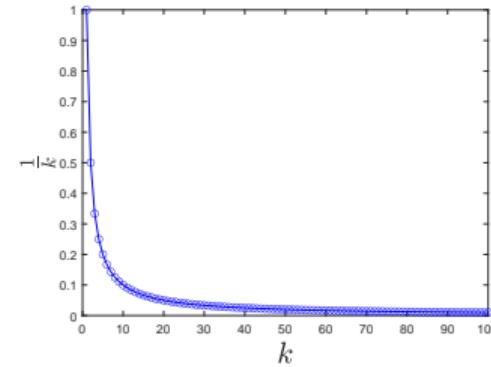
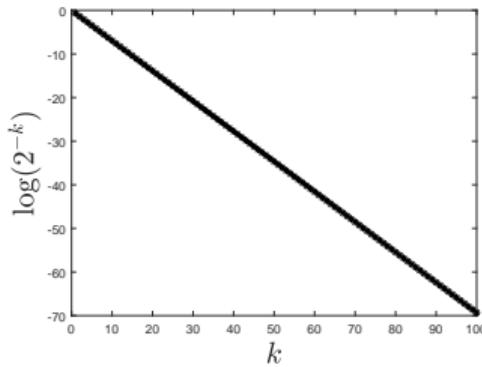
$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\|x^{k+1} - x^*\|}{\|x^k - x^*\|} = 0$$

□ Q-二次收敛

$$\frac{\|x^{k+1} - x^*\|}{\|x^k - x^*\|^2} \leq a, \quad a > 0$$

渐进收敛速度

- 点列 $\{2^{-k}\}$ 是 Q-线性收敛的
- 点列 $\{1/k\}$ 是 Q-次线性收敛的
- 点列 $\{2^{-2^k}\}$ 是 Q-二次收敛的, 也是 Q-超线性收敛的



一般来说, 选择 Q-超线性收敛和 Q-二次收敛的算法

Q&A

Thank you!

感谢您的聆听和反馈