

Latex 模板 1:

```
\documentclass{article}
\usepackage{amsmath, amssymb, amsthm}
\usepackage[utf8]{inputenc} % 支持中文
\usepackage[UTF8]{ctex}
\usepackage{xcolor}
\usepackage{tcolorbox}
\usepackage{fancyhdr} % 设置页眉页脚
\usepackage{tikz}
\usepackage{geometry}
\usepackage{algorithm}
\usepackage{algorithmic}
\usepackage{titlesec}
\geometry{a4paper, margin=2cm}

% 定义色彩方案
\definecolor{shadecolor}{rgb}{0.95, 0.95, 1}
\definecolor{theoremboxcolor}{rgb}{0.9, 0.95, 1}
\definecolor{algboxcolor}{rgb}{1.0, 0.92, 0.8}

% 设置页眉
\pagestyle{fancy}
\fancyhf{}
\lhead{\textbf{MISatIE}}
\rhead{\textbf{标题}}
\renewcommand{\headrulewidth}{0.4pt}
\renewcommand{\footrulewidth}{0pt}

% 美化标题
\titleformat{\section}{\Large\bfseries\color{blue}}{\thesection}{1em}{}
\titleformat{\subsection}{\large\bfseries\color{teal}}{\thesubsection}{1em}{}

% 定理环境美化
\newtcolorbox{mytheorem}[1][]{colback=theoremboxcolor, colframe=blue!75!black, title=
定理, #1}
\newtcolorbox{mydefinition}[1][]{colback=theoremboxcolor, colframe=blue!75!black,
title=定义, #1}
\newtcolorbox{myproposition}[1][]{colback=theoremboxcolor, colframe=blue!75!black,
title=命题, #1}
\newtcolorbox{myshadedbox}[1][]{colback=shadecolor, colframe=black!50, #1}
\newtcolorbox{myalgorithm}[1][]{colback=algboxcolor, colframe=orange!85!black, title=
算法, #1}
```

```
% 定理、定义、引理和命题的定义
\newtheorem{theorem}{定理}
\newtheorem{definition}{定义}
\newtheorem{lemma}{引理}
\newtheorem{proposition}{命题}
```

```
\begin{document}
```

```
\begin{center}
  {\LARGE \textbf{标题}}
\end{center}
```

```
\section*{引言}
```

```
% 引言部分内容
```

```
\section*{基本思想}
```

```
% 基本思想部分内容
```

```
\section*{几何解释}
```

```
\begin{myshadedbox}
  % 几何解释的内容
\end{myshadedbox}
```

```
\begin{center}
  \begin{tikzpicture}[scale=1]
    % 在此处添加图示
  \end{tikzpicture}
\end{center}
```

```
\section*{算法介绍}
```

```
\begin{myalgorithm}
\begin{algorithm}[H]
\caption{算法名称}
\begin{algorithmic}[1]
  \STATE 初始化参数
  \FOR{循环条件}
    \STATE 计算某些值
    \IF{条件}
      \STATE 做一些事情
    \ENDIF
  \ENDFOR
\end{algorithmic}
\end{algorithm}
\end{myalgorithm}
```

```

\ENDFOR
\end{algorithmic}
\end{algorithm}
\end{myalgorithm}

\section*{收敛性分析}

\begin{mytheorem}
    % 定理的描述和内容
\end{mytheorem}

\begin{proof}
    % 定理的证明过程
\end{proof}

\section*{方法比较}

\begin{myshadedbox}
    % 对不同方法的比较内容
\end{myshadedbox}

\section*{应用与案例分析}

% 应用和案例分析的内容

\subsection*{案例：某某模型拟合}

% 详细的案例分析内容

\section*{总结}

\begin{tcolorbox}[colback=yellow!5!white, colframe=yellow!75!black]
    % 总结部分的内容
\end{tcolorbox}

\end{document}

```

Latex 模板 2

```
\documentclass[a4paper, 12pt]{article}
\usepackage{amsmath, amsfonts, amssymb, amsthm}
\usepackage[utf8]{inputenc} % 支持中文
\usepackage[UTF8]{ctex}
\usepackage{geometry}
\usepackage{xcolor}
\usepackage{tcolorbox}
\usepackage{fancyhdr}
\usepackage{algorithm}
\usepackage{algorithmic}
\usepackage{graphicx}
\usepackage{titlesec}
\usepackage{float}

% 设置页面布局
\geometry{a4paper, margin=2cm}
\setlength{\headsep}{0.75in}

% 定义色彩方案
\definecolor{shadecolor}{rgb}{0.95, 0.95, 1}
\definecolor{theoremboxcolor}{rgb}{0.9, 0.95, 1}
\definecolor{remarkboxcolor}{rgb}{1.0, 0.92, 0.8}
\definecolor{analysisboxcolor}{rgb}{0.9, 0.9, 1}

% 设置页眉
\pagestyle{fancy}
\fancyhf{}
\fancyhead[L]{\textbf{Optimization}}
\fancyhead[R]{\textbf{Fall 2024}}
\renewcommand{\headrulewidth}{0.4pt}

% 美化标题
\titleformat{\section}{\Large\bfseries\color{blue}}{\thesection}{1em}{}
\titleformat{\subsection}{\large\bfseries\color{teal}}{\thesubsection}{1em}{}

% 定理环境美化
\newtcolorbox{mytheorem}[1][]{colback=theoremboxcolor, colframe=blue!75!black, title=
定理, #1}
\newtcolorbox{mydefinition}[1][]{colback=theoremboxcolor, colframe=blue!75!black,
title=定义, #1}
\newtcolorbox{myproposition}[1][]{colback=theoremboxcolor, colframe=blue!75!black,
title=命题, #1}
\newtcolorbox{myremark}[1][]{colback=remarkboxcolor, colframe=red!75!black,
```

```

title=Remark, #1}
\newcolorbox{myanalysis}[1]{}{colback=analysisboxcolor, colframe=blue!55!black,
title=\textbf{Analysis}, fonttitle=\bfseries, #1}

% 算法框的美化
\newcolorbox{myalgorithm}[1]{}{colback=remarkboxcolor, colframe=orange!85!black,
title=算法, #1}

% 定理、定义、引理和命题的定义
\newtheorem{theorem}{Theorem}[section]
\newtheorem{lemma}{Lemma}
\newtheorem{proposition}{Proposition}
\newtheorem{claim}{Claim}
\newtheorem{corollary}{Corollary}
\newtheorem{definition}{Definition}[section]

\begin{document}

% 标题部分
\begin{center}
{\LARGE \textbf{Lecture 2: Newton's Method and Convergence Analysis}}
\end{center}

% 基础信息框
\begin{tcolorbox}[colback=yellow!5!white, colframe=yellow!75!black, title=Lecture
Information]
\textbf{Lecture Number: 2} \\
\textbf{Student: MISTale} \\
\textbf{School: Fudan University} \\
\textbf{Course: Optimization} \\
\textbf{Date: Fall 2024}
\end{tcolorbox}

\section{Newton's Method}

假设  $f(x)$  是  $\textit{两次连续可微}$  且  $\textit{强凸}$ 。那么可以用以下二次近似对
 $f(x_{k+1})$  进行描述:

$$f(x_{k+1}) \approx f(x_k) + \nabla f(x_k)^T (x_{k+1} - x_k) + \frac{1}{2} (x_{k+1} - x_k)^T \nabla^2 f(x_k) (x_{k+1} - x_k)$$

令  $p = x_{k+1} - x_k$ , 我们最小化右边的二次近似得到一个近似的最优解  $x_{k+1}$ :

$$x_{k+1} = \arg\min_p \left[ f(x_k) + \nabla f(x_k)^T p + \frac{1}{2} p^T \nabla^2 f(x_k) p \right]$$


```

$\backslash\mathrm{right}] + x_k$

$\backslash]$

通过求解上式的最优 $\backslash(p\backslash)$ ，我们可以得到：

$\backslash[$

$$\backslash\nabla f(x_k) + \backslash\nabla^2 f(x_k) p = 0.$$

$\backslash]$

$\backslash\mathrm{begin}\{\mathrm{myanalysis}\}$

由于 $\backslash(\backslash\nabla^2 f(x_k)\backslash)$ 是正定的，它是非奇异的。因此，牛顿法的更新为：

$\backslash[$

$$x_{k+1} = x_k - \backslash\nabla^2 f(x_k)^{-1} \backslash\nabla f(x_k).$$

$\backslash]$

$\backslash\mathrm{end}\{\mathrm{myanalysis}\}$

$\backslash\mathrm{begin}\{\mathrm{figure}\}[H]$

$\backslash\mathrm{centering}$

$\backslash\mathrm{includegraphics}[width=0.6\backslash\mathrm{linewidth}]\{\mathrm{figure}/\mathrm{newton_vs_gd}.\mathrm{png}\}$

$\backslash\mathrm{caption}\{\mathrm{Comparison\ between\ Newton's\ method\ (blue)\ and\ the\ gradient\ descent\ method\ (black).}\}$

$\backslash\mathrm{label}\{\mathrm{fig}:\mathrm{newton_convergence}\}$

$\backslash\mathrm{end}\{\mathrm{figure}\}$

$\backslash\mathrm{begin}\{\mathrm{mytheorem}\}$

$\backslash\mathrm{label}\{\mathrm{thm}:\mathrm{newton_convergence}\}$

设 $\backslash(f\backslash)$ 是定义在 $\backslash(\backslash\mathrm{mathbb}\{\mathrm{R}\}^n\backslash)$ 上的两次连续可微的函数。假设以下条件成立：

$\backslash\mathrm{begin}\{\mathrm{itemize}\}$

$\backslash\mathrm{item}\backslash(f\backslash)$ 是参数为 $\backslash(m\backslash)$ 的强凸函数：存在 $\backslash(m > 0\backslash)$ ，使得对任何 $\backslash(x \in \backslash\mathrm{mathbb}\{\mathrm{R}\}^n\backslash)$ ，有 $\backslash(\backslash\nabla^2 f(x) \backslash\succeq m\mathrm{I}\backslash)$ 。

$\backslash\mathrm{item}\backslash(\backslash\nabla^2 f\backslash)$ 是 Lipschitz 连续的，参数为 $\backslash(L\backslash)$ ：存在 $\backslash(L > 0\backslash)$ ，对任何 $\backslash(x, y \in \backslash\mathrm{mathbb}\{\mathrm{R}\}^n\backslash)$ ，有 $\backslash(\backslash\backslash\nabla^2 f(x) - \backslash\nabla^2 f(y)\backslash \backslash\leq L \backslash|x - y|\backslash)$ 。

$\backslash\mathrm{end}\{\mathrm{itemize}\}$

设 $\backslash(\backslash{x_k}\backslash)_{k \geq 0}\backslash)$ 为牛顿法生成的序列，且 $\backslash(x^*\backslash)$ 是 $\backslash(f\backslash)$ 在 $\backslash(\backslash\mathrm{mathbb}\{\mathrm{R}\}^n\backslash)$ 上的唯一最小值。那么对于任意 $\backslash(k = 0, 1, \backslash\mathrm{ldots}\backslash)$ ，不等式

$\backslash[$

$$\backslash|x_{k+1} - x^*\backslash \backslash\leq \backslash\frac{L}{2m} \backslash|x_k - x^*\backslash^2$$

$\backslash]$

成立。此外，如果 $\backslash(\backslash|x_0 - x^*\backslash \backslash\leq \backslash\frac{m}{L}\backslash)$ ，则有

$\backslash[$

$$\backslash|x_k - x^*\backslash \backslash\leq \backslash\frac{2m}{L} \backslash\left(\backslash\frac{1}{2}\backslash\right)^{2^k}.$$

$\backslash]$

$\backslash\mathrm{end}\{\mathrm{mytheorem}\}$

\section{Damped Newton's Method}

尽管牛顿法具有快速收敛的特点，但它并不是一个通用的下降方法。在某些情况下，为了使牛顿法更稳定，我们引入一个步长来进行线搜索，从而得到所谓的阻尼牛顿法。以下是阻尼牛顿法的伪代码表示：

```
\begin{myalgorithm}
\begin{algorithm}[H]
\caption{Damped Newton's Method}
\label{alg:damped_newton}
\begin{algorithmic}[1]
\Require 初始点  $(x_0)$ , 参数  $(\alpha \in (0, 1/2), \beta \in (0, 1))$ 
\For{$i = 1, 2, \dots$}
    \State 计算牛顿方向  $(d_k = -\nabla^2 f(x_k)^{-1} \nabla f(x_k))$ 
    \State 设置步长  $(t_k = 1)$ 
    \While{ $f(x_k) - f(x_k + t_k d_k) < -\alpha t_k \nabla f(x_k)^T d_k$ }
        \State 设置  $(t_k = \beta t_k)$ 
    \EndWhile
    \State 更新  $(x_{k+1} = x_k + t_k d_k)$ 
    \If{满足终止准则}
        \State \textbf{break}
    \EndIf
\EndFor
\end{algorithmic}
\end{algorithm}
\end{myalgorithm}
```

```
\begin{myremark}
```

牛顿法在大规模优化问题中可能需要大量的存储和计算资源，这时我们可以利用稀疏矩阵的特性或使用共轭梯度法来求解线性系统，从而提高计算效率。

```
\end{myremark}
```

\section{总结}

```
\begin{tcolorbox}[colback=yellow!5!white, colframe=yellow!75!black, title=总结]
```

牛顿法是求解强凸函数最优化问题的有效方法，在初始点足够接近最优解时具有二次收敛的性质。然而，其计算复杂度较高，特别是在 **Hessian** 矩阵稠密或规模较大时。通过引入步长，阻尼牛顿法增强了牛顿法的鲁棒性，使其在较远的初始点也能稳定收敛。

```
\end{tcolorbox}
```

```
\end{document}
```