

# 回顾：第 1 周的挑战

## 还记得这些痛点吗？

- ▶ `cv2.imread()` 返回 `None`
- ▶ 图像显示颜色异常
- ▶ 数组越界、维度不匹配
- ▶ API 参数太多，记不住

## 典型错误代码

```
[language=Python, basicstyle=]  
死循环! while img is not None:  
  
cv2.imshow('image', img) if cv2.waitKey(1) ==  
'q': break
```

## 传统解决方式：

1. 翻文档 ([docs.opencv.org](https://docs.opencv.org))
2. 搜索 StackOverflow
3. 问同学/老师
4. 试错（耗费大量时间）

## AI 辅助的新方式

- ▶ 直接问 AI
- ▶ 解释错误原因
- ▶ 给出修改建议
- ▶ 降低学习门槛！

## Token 预测

+

## 模式匹配

为什么 AI 擅长语法但不一定懂逻辑？

- ▶ **擅长：**基于海量代码库的模式复刻
- ▶ **不擅长：**理解你的具体业务逻辑

# 幻觉 (Hallucination) 专题

## 什么是 AI 幻觉?

AI 自信满满地生成看似合理但实际上错误或不存在的信息。

## 案例：AI 发明了一个不存在的 OpenCV 函数

### AI 的“创意”代码

```
[language=Python, basicstyle=] import cv2  
img = cv2.imread('exam.jpg')
```

不存在的函数! `fixed = cv2.auto_fix_exposure(img)`

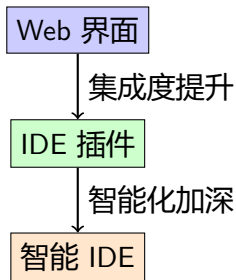
## 如何识别幻觉?

- ▶ 查官方文档 ([docs.opencv.org](https://docs.opencv.org))
- ▶ 在 Python 中 `dir(cv2)` 查看所有可用函数
- ▶ 多问一句: “这个函数真的存在吗?”

核心结论：程序员的核心竞争力转变

从 ” 记忆语法 ” 转向 ” 问题定义 ” 与 ” 代码审查 ”

# AI 编程工具全景图



## 选择建议

- ▶ **学习理解：** ChatGPT/Claude（对话深入）
- ▶ **实时编码：** GitHub Copilot/Cursor（IDE 集成）
- ▶ **国内使用：** 通义千问/DeepSeek/CodeGeeX

# 主流工具详细对比

## 工具

ChatGPT

Claude

GitHub Copilot

Cursor

通义千问

DeepSeek

## 特点

对话能力强，代码生成准确

代码分析深入

IDE 集成，实时补全

AI 原生 IDE

中文友好，国内可用

编程能力强，开源

## 适用场景

学习、调试、解释

代码审查、架构设计

日常编码、快速开发

项目开发、重构

中文问题咨询

代码生成、算法实现

## 推荐指数

# Cursor = VS Code + AI 原生集成

<https://cursor.sh>

## 核心快捷键:

- ▶ Ctrl+K: 原地编辑代码
- ▶ Ctrl+L: 上下文对话
- ▶ @Files: 引用项目文件
- ▶ @Code: 引用代码片段
- ▶ @Docs: 引用文档

## 强大功能:

- ▶ **代码生成:** 根据注释直接生成代码
- ▶ **代码解释:** 选中代码, 一键解释
- ▶ **代码重构:** 智能重命名、提取函数
- ▶ **错误修复:** 自动检测并修复 bug
- ▶ **项目理解:** 全局搜索、跨文件

# Cursor 实战演示

## 场景 1：原地编辑 (Ctrl+K)

1. 选中要修改的代码
2. 按 Ctrl+K
3. 输入指令：” 添加异常处理”
4. AI 原地修改代码

## 场景 2：上下文对话 (Ctrl+L)

1. 按 Ctrl+L 打开聊天面板
2. 输入：” 解释这段代码的作用”
3. AI 结合上下文给出解释

## 实战技巧

- ▶ 多轮对话细化需求
- ▶ 结合 @Files 提供上下文
- ▶ 选中代码后再提问
- ▶ 不满意可以要求重写



# 本地大模型与隐私保护

## 真实场景

企业/学校要求：代码不能上传到外部服务器！

### 解决方案：本地部署

#### 1. Ollama (推荐)

- ▶ 一行命令部署本地模型
- ▶ 支持 Llama、DeepSeek、Qwen 等
- ▶ 完全离线运行

#### 2. LM Studio

- ▶ 图形界面，易于使用
- ▶ 支持多种模型格式
- ▶ 内置聊天界面

#### 3. vLLM

- ▶ 高性能推理引擎
- ▶ 适合企业级部署
- ▶ 支持多卡并行

# 不同模型的对比测试

**测试任务：**用 Python 和 OpenCV 实现答题卡边界检测

模型	代码质量	中文理解	运行成功率
GPT-4o			95%
Claude 3.5			93%
DeepSeek-Coder			90%
通义千问 2.5			88%
GPT-3.5			75%

## GPT-4o/Claude 3.5 优势：

- ▶ 代码逻辑最严谨
- ▶ 边界情况处理完善
- ▶ 参数解释最详细

## DeepSeek/通义千问优势：

- ▶ 中文理解更自然
- ▶ 国内访问更稳定
- ▶ 价格更实惠

## RTF 模板示例

**Role (角色):** 你是一个资深计算机视觉算法专家，精通 OpenCV 和图像处理。

**Task (任务):** 实现试卷图像的二值化，要求能自适应处理光照不均的情况。

**Format (格式):**

- ▶ 返回带有详细 Docstring 的 Python 函数
- ▶ 包含输入输出示例
- ▶ 列出关键参数的调优建议

# RTF 框架实战对比

## 不好的 Prompt

帮我写个代码处理图像。

### 问题分析：

- ▶ 没有定义角色
- ▶ 任务模糊
- ▶ 没有格式要求

## 好的 Prompt (RTF)

**Role:** 你是一位有 10 年经验的计算机视觉工程师，精通 OpenCV。

**Task:** 请编写一个 Python 函数，实现答题卡图像的自适应二值化。

**Format:**

- ▶ 提供完整的、可运行的代码
- ▶ 包含详细的函数文档
- ▶ 解释关键参数的设置依据

# 进阶技巧：Chain-of-Thought (思维链)

## 什么是思维链？

让 AI “**一步一步思考**” (Step by Step)，而不是直接给出答案。

### 直接给答案

**Prompt:** 用 OpenCV 实现透视变换矫正倾斜的试卷。

**问题:**

- ▶ AI 直接扔出代码
- ▶ 学生不理解原理
- ▶ 换个场景就不会了

### 思维链引导

**Prompt:**

请帮我实现试卷透视变换矫正。  
请按以下步骤思考：

**Step 1:** 透视变换的数学原理是什么？需要哪些参数？

**Step 2:** 如何从图像中自动找到试卷的四个角点？

**Step 3:** 请写出完整的 Python 实现代码

# 思维链实战：准确率对比

**测试任务：**用 OpenCV 实现自适应阈值处理

Prompt 类型	直接提问	思维链引导
代码完整度	70%	95%
参数解释清晰度	一般	详细
边界情况处理	很少提及	全面考虑
实际运行成功率	60%	90%

## 思维链 Prompt 模板

请帮我解决 [问题]。请按以下步骤思考：

**Step 1:** 分析问题的核心要点是什么？

**Step 2:** 有哪些可能的解决方案？各自的优缺点？

**Step 3:** 请给出推荐的实现代码

# 进阶技巧：Few-shot (少样本提示)

## 什么是 Few-shot?

给 AI 几个 **正确的例子**，让它模仿你的风格或格式处理新任务。

**示例场景：** OpenCV 图像转换

### Few-shot Prompt

请模仿以下示例的代码风格和注释规范：

#### 示例 1 - 灰度化：

```
# 读取图像并转换为灰度图
# 参数：image_path: 图像文件路径
# 返回：gray_image: 灰度图像数组
def
load_and_gray(image_path):
    img =
cv2.imread(image_path)
```

### 待处理任务：

### 继续 Prompt

#### 示例 2 - 高斯模糊：

```
# 对图像进行高斯模糊
# 参数：image: 输入图像
# 返回：blurred: 模糊后的图像
def
gaussian_smooth(image):
    blurred =
cv2.GaussianBlur(image,
(5,5), 0)
    return blurred
```

# Few-shot 效果对比

## Prompt 类型

代码风格一致性  
注释完整度  
参数说明  
错误处理  
代码可读性

## 无 Few-shot

随机，不稳定  
较简略  
缺失或不清晰  
经常遗漏  
一般

## 有 Few-shot

与示例高度一致  
详细，符合示例  
完整的 Docstring  
按示例模式添加  
优秀

## Few-shot 使用技巧

1. **示例数量：** 2-3 个示例通常足够
2. **示例质量：** 确保示例是正确的、高质量的
3. **格式一致：** 示例之间保持风格一致
4. **明确指令：** 告诉 AI “请按照示例的风格”



# 上下文窗口管理

问题：为什么代码太长了 AI 就会“忘掉”前面的内容？

- ▶ 大模型有 **上下文窗口限制** (通常 4K-128K tokens)
- ▶ 超出限制后，模型会“遗忘”最早的内容
- ▶ 导致前后文不一致、回答质量下降

## 各模型上下文限制：

模型	上下文
GPT-4	8K/32K
GPT-4o	128K
Claude 3.5	200K
DeepSeek	64K
通义千问	128K

## 精简 Prompt 的技巧：

1. **只提供必要代码**：不要贴整个文件
2. **使用摘要**：“前面我们讨论了 X，现在要解决 Y”
3. **分段处理**：长任务拆分成多个短任务
4. **定期总结**：让 AI 总结当前进度

# 任务背景：试卷图像的噪声处理

## 故事问题

手机拍摄的试卷照片总是有噪点、光照不均，如何自动处理这些问题？

### 常见图像质量问题：

- ▶ **噪声**：手机传感器产生的随机噪点
- ▶ **光照不均**：拍摄环境光线不均匀
- ▶ **模糊**：手抖或对焦不准
- ▶ **透视变形**：拍摄角度倾斜
- ▶ **阴影**：遮挡造成的暗区

### 对阅卷系统的影响：

- ▶ 二值化效果差 → 填涂识别错误
- ▶ 边缘检测不准 → 答题卡定位失败
- ▶ 文字识别率低 → 主观题评分困难

## 本周目标

用 **AI 辅助** 实现：

1. 图像去噪（高斯/中值滤波）
2. 透视矫正（透视变换）
3. 边缘检测优化

# 实战 1: 引导 AI 写出滤波代码

**任务:** 对比高斯滤波、中值滤波对试卷扫描件的效果

## 第一轮 Prompt:

### 基础 Prompt

Role: 你是一位图像处理专家

Task: 请用 Python 和 OpenCV 实现图像去噪

要求:

- ▶ 分别实现高斯滤波和中值滤波
- ▶ 对比两种方法的效果
- ▶ 适用于试卷扫描件的去噪

## 第二轮 Prompt (优化):

### 优化 Prompt

上面的代码很好, 但还需要:

1. 添加详细的函数文档 (Docstring)
2. 解释两种滤波器的适用场景
3. 添加可视化对比图
4. 处理可能的错误 (如文件不存在)

## 关键技巧

- ▶ 不要期望一次 Prompt 就完美
- ▶ 多轮迭代, 逐步细化
- ▶ 明确告诉 AI 哪里需要改进

# 实战 2：引导 AI 解决透视变换

## 挑战

透视变换 (Warp Perspective) 的数学原理复杂，涉及齐次坐标、变换矩阵等概念。**如何通过 AI 快速实现，而不需要深入数学细节？**

### 第一轮：概念解释

#### 概念 Prompt

请解释 OpenCV 中的透视变换原理：

1. 什么是透视变换？
2. `getPerspectiveTransform` 做了什么？
3. `warpPerspective` 做了什么？
4. 用简单的比喻解释

#### AI 的比喻解释：

### 第二轮：代码实现

#### 实现 Prompt

请根据上面的解释，实现一个函数：

- ▶ 输入：任意角度拍摄的试卷图像
- ▶ 输出：矫正为正面视角的图像
- ▶ 自动或手动确定试卷的四个角点
- ▶ 使用 OpenCV 实现透视矫正
- ▶ 添加详细的注释说明

# 实战 3：自动识别答题卡边缘（迭代优化）

**目标：**通过 3 轮迭代 Prompt，让 AI 从写出简单 Canny 算子到写出鲁棒的轮廓提取逻辑。

## 第一轮：基础实现

### 基础 Prompt

请用 OpenCV 实现答题卡边缘检测。

### AI 输出：

- ▶ 简单的 Canny 边缘检测
- ▶ 查找轮廓
- ▶ 可能的问题：

## 第二轮：优化改进

### 优化 Prompt

上面的代码检测效果不好，请改进：

1. 先进行图像预处理（去噪）
2. 使用自适应阈值
3. 筛选出最大的四边形
4. 处理检测失败的情况

### AI 输出：

## 第三轮：鲁棒完善

### 完善 Prompt

请进一步优化，使其更鲁棒：

1. 处理极端拍摄角度
2. 处理光照不均和阴影
3. 添加透视变换矫正
4. 添加可视化调试信息
5. 封装成可复用的类

# 实战任务：用 AI 辅助实现人脸检测

## Prompt 示例：

### 人脸检测 Prompt

请用 Python 和 OpenCV 实现一个人脸检测程序：

功能：从图片中检测所有人脸，并用矩形框标注

输入：图片文件路径

输出：标注了人脸框的图片

要求：

- ▶ 使用 OpenCV 的 Haar 级联分类器
- ▶ 在每个人脸周围绘制绿色矩形框
- ▶ 显示检测到的人脸数量
- ▶ 代码有详细中文注释

**预期输出：**完整的可运行代码，包含：

1. 详细的函数文档（Docstring）
2. 中文注释
3. 使用示例
4. 参数说明

# AI 生成的人脸检测代码示例

```
[language=Python, basicstyle=] import cv2
def detect_faces(image_path): """
参数: image_path:      : img:      """ Haar face_cascade =
cv2.CascadeClassifier(cv2.data.harcascades + 'haarcascade_frontalface_default.xml')
读取图像 img =
cv2.imread(image_path) if img is None: raise ValueError(f'      : image_path')
转换为灰度图 (人脸检测需要) gray = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
检测人脸 faces = face_cascade.detectMultiScale(gray, scaleFactor =
1.1, minNeighbors = 5, minSize = (30, 30))
在检测到的人脸周围绘制绿色矩形框 for (x, y, w, h) in faces:
cv2.rectangle(img, (x, y), (x+w, y+h), (0, 255, 0), 2) cv2.putText(img,
'Face', (x, y-10), cv2.FONT_HERSHEY_SIMPLEX, 0.5, (0, 255, 0), 2)
print(f" 检测到 {len(faces)} 个人脸") return img

使用示例 result = detect_faces('test.jpg') cv2.imwrite('output.jpg', result)
```

## 第 1 轮：基础

- ▶ 简单 Canny
- ▶ 查找轮廓
- ▶ 基本功能

### 问题：

- ▶ 噪点干扰
- ▶ 参数固定
- ▶ 不完整边缘

## 第 2 轮：优化

- ▶ 高斯模糊
- ▶ 自适应阈值
- ▶ 面积筛选

### 改进：

- ▶ 抗噪性增强
- ▶ 自动调参
- ▶ 鲁棒性提升

## 第 3 轮：完善

- ▶ 完整类封装
- ▶ CLAHE 预处理
- ▶ 透视变换

### 特性：

- ▶ 可复用性强
- ▶ 调试可视化
- ▶ 生产级可用



## 第 1 步：提供

### Traceback

完整复制报错信息：

- ▶ 错误类型
- ▶ 错误位置（行号）
- ▶ 完整的堆栈跟踪

### 示例：

```
cv2.error: ...  
Invalid number of  
channels
```

## 第 2 步：说明环境

提供运行环境信息：

- ▶ 操作系统
- ▶ Python 版本
- ▶ OpenCV 版本
- ▶ 其他相关库版本

### 示例：

```
Windows 11  
Python 3.9.7  
OpenCV 4.8.0
```

## 第 3 步：贴出输入数据

提供输入数据信息：

- ▶ 数据类型和格式
- ▶ 数据的维度/大小
- ▶ 期望的输出格式
- ▶ 实际的输出（如果有错误）

### 示例：

图像尺寸：

1920x1080

通道：3（RGB）

# 调试 Prompt 模板

## 完整的调试 Prompt 示例

我的 OpenCV 代码报错了，请帮我分析：

### 错误信息：

```
cv2.error: OpenCV(4.8.0) ...  
Invalid number of channels in input image
```

### 运行环境：

Windows 11, Python 3.9.7, OpenCV 4.8.0

### 相关代码：

```
img = cv2.imread('test.jpg')  
gray = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
```

### 输入数据：

图像文件 test.jpg，尺寸 1920x1080

### 期望行为：正常转换为灰度图

# 重构：把 AI 当成导师

## 重构的意义

代码能运行只是第一步，**优雅的代码**才能长期维护。

## 重构 Prompt 模板：

### 重构请求

请帮我重构这段代码，提高代码质量：

[粘贴代码]

要求：

1. 提高运行效率
2. 添加类型提示
3. 改进命名规范
4. 减少重复代码
5. 添加异常处理
6. 改进代码结构

## AI 可能的重构建议：

### 1. 性能优化：

- ▶ 向量化运算替代循环
- ▶ 避免重复计算
- ▶ 使用生成器替代列表

### 2. 可读性提升：

- ▶ 变量名更有意义
- ▶ 函数拆分更合理
- ▶ 添加类型提示

### 3. 健壮性增强：

- ▶ 输入参数校验
- ▶ 异常处理完善
- ▶ 边界情况考虑

# 安全与伦理：红线警告

## 重要提醒

使用 AI 辅助编程时，必须注意以下安全与伦理问题！

### 1. 数据安全

#### ▶ 不要上传：

- ▶ API Key、密码
- ▶ 个人隐私数据
- ▶ 商业机密代码
- ▶ 学生个人信息

#### ▶ 安全做法：

- ▶ 使用脱敏示例数据
- ▶ 本地部署模型
- ▶ 检查企业合规政策

### 2. 版权与责任

#### ▶ 代码归属：

- ▶ AI 生成代码的版权复杂
- ▶ 检查所用工具的许可协议
- ▶ 商业项目需谨慎

#### ▶ 责任界定：

- ▶ AI 生成的代码可能有错误
- ▶ 最终责任人是你自己
- ▶ 务必测试验证

### 3. 学术诚信

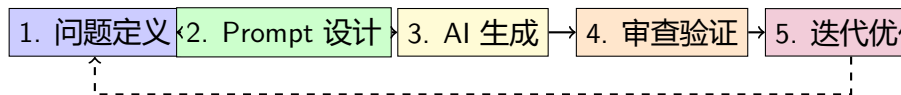
- ▶ 作业/论文中使用 AI 需声明
- ▶ 了解学校的 AI 使用政策

# 建立自己的"AI 协作 SOP"

## 什么是 SOP?

Standard Operating Procedure (标准操作流程)

一套可重复、可优化的工作流程



### 1. 问题定义

- ▶ 明确要解决的问题
- ▶ 确定输入输出
- ▶ 列出约束条件

### 2. Prompt 设计

- ▶ 应用 RTF 框架

### 3. AI 生成

- ▶ 运行 Prompt
- ▶ 获取初始输出
- ▶ 记录生成时间

### 4. 审查验证

- ▶ 检查代码逻辑
- ▶ 运行测试用例
- ▶ 验证输出结果

# 课后作业：答题卡边界检测

## 作业题目

用 AI 辅助实现 **答题卡边界检测** 程序

### 项目关联

这是 **AI 阅卷助手** 的第一步：

1. 图像采集与预处理
2. **答题卡定位（当前任务）**
3. 填涂检测与识别
4. 手写文字 OCR
5. 成绩统计与输出

### 作业要求

1. **AI 对话**：至少 3 轮交互
  - ▶ 第 1 轮：基础实现
  - ▶ 第 2 轮：优化改进

### 提交内容

1. **AI 对话记录（必交）**
  - ▶ 截图或复制文本
  - ▶ 展示完整的交互过程
  - ▶ 标注关键的 Prompt 设计
2. **最终代码（必交）**
  - ▶ 完整可运行的 Python 代码
  - ▶ 包含必要的注释
3. **测试结果（必交）**
  - ▶ 测试用例图片
  - ▶ 处理结果图片
  - ▶ 标注检测到的边界
4. **反思报告（必交）**
  - ▶ 如何设计 Prompt

# 谢谢！

## 第 3 周预告：图像预处理与增强

故事问题：试卷拍照模糊怎么办？

- ▶ 图像去噪（高斯/中值滤波）
- ▶ 图像二值化（全局/Otsu/自适应）
- ▶ 透视矫正（透视变换）