



京都工芸繊維大学

第二届崇真青年学者学术沙龙报告 计算机与人工智能学院

武汉纺织大学

汇报人: 张辉耀

汇报时间: 2022 年 4 月 23 号



- 本科 大连工业大学 2011.09-2015.07
- 硕士 上海东华大学 2015.09-2018.03
 - 专业: 数字化纺织工程
 - 研究内容: 椭圆傅立叶和凸包算法在人体建模的应用
- 博士 日本京都工艺纤维大学 2018.09-2022.03
 - 专业: 先端纤维学
 - 研究内容: 遗传算法和神经网络在材料科学的应用

研究契机



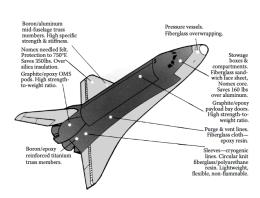


Figure 1: 层合材料的应用一 (Graphic courtesy of M.C. Gill Corporation, http://www.mcgillcorp.com.)

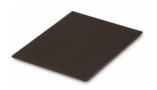




Figure 2: 层合材料的应用

 $(\mathsf{https:}//\mathsf{www.thegillcorp.com})$



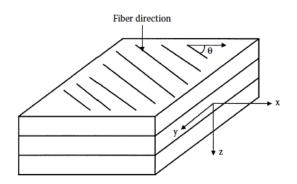


Figure 3: 层合材料结构图 (来源: Autar k. kaw 2006)



■ 目标: 强度

■ 约束条件: 重量, 成本等

■ 变量: 铺层角度, 铺层数, 材料等



- 1. 构造目标函数 f(x).
- 2. 为满足约束条件,添加惩罚项
 φ₁(x), φ₂(x), · · · , φ_n(x)
- 3. **重新构造目标函数** $f(x)+c_1\phi_1(x)+c_2\phi_2(x)+\cdots+c_n\phi_n(x)$



Figure 4: 遗传算法流程



- 1. 构造目标函数 f(x).
- 2. 为满足约束条件,在群体中 维护不同的子群
- 3. 不改变目标函数 f(x).

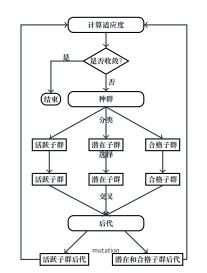


Figure 5: 改进后遗传算法_{7/17} 流程图



- 活跃个体和活跃子群:如果一个个体的约束值远小于 约束条件,那么我们称该个体为活跃个体,该个体所 在的子群为活跃子群。
- 潜在个体和潜在子群:如果一个个体的约束值小于或者接近约束条件,那么我们称该个体为潜在个体,该个体所在的子群为潜在子群。
- 合格个体和合格子群:如果一个个体的约束值满足约束条件,那么我们称该个体为合格个体,该个体所在的子群为合格子群。

自适应变异算子



$$\mathsf{md} = [\mathit{CT}_1, \cdots, \mathit{CT}_{n-1}, \mathit{CT}_n] - [\mathit{ICV}_1, \cdots, \mathit{ICV}_{n-1}, \mathit{ICV}_n]$$

- md 表示变异向量
- CT; 表示第 i 个约束条件,比如质量,强度等。
- ICV; 表示当前个体的相应的约束值。

长度变异算子 =
$$\begin{cases} LMC * [0, \sum_{i=1}^{N} md_i] \text{ if } \sum_{i=1}^{N} md_i > 0 \\ LMC * [\sum_{i=1}^{N} md_i, 0] \text{ if } \sum_{i=1}^{N} md_i < 0 \end{cases}$$
 (1)

角度变异算子 =
$$\begin{cases} 0.5, \text{ AM} = [0, AMC \sum_{i=1}^{N} (|CT_i - CV_i|)] \\ 0.5, \text{ AM} = [AMC \sum_{i=1}^{N} (-|CT_i - CV_i|), 0] \end{cases}$$
(2)



- Huiyao Zhang, Atsushi Yokoyama. 2021. A Technique for Constrained Optimization of Cross-ply Laminates Using a New Variant of Genetic Algorithm. International Journal of Advanced Computer Science and Applications, 12(6): 760-767.
- Huiyao Zhang, Atsushi Yokoyama. 2022. Optimum
 Design of Laminated Composites for Minimum Thickness
 by a Variant of Genetic Algorithm. Journal of Textile
 Engineering(accepted)

问题二: 如何预测层合材料的强度?



$$\begin{bmatrix} N_x \\ N_y \\ N_{xy} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & A_{16} \\ A_{12} & A_{22} & A_{26} \\ A_{16} & A_{26} & A_{66} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \varepsilon_0^0 \\ \varepsilon_0^0 \\ \gamma_{xy}^0 \end{bmatrix} \\ + \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} & B_{16} \\ B_{16} & B_{26} & B_{66} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} k_x \\ k_y \\ k_{xy} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} M_x \\ M_y \\ M_{xy} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} & B_{16} \\ B_{12} & B_{22} & B_{26} \\ B_{16} & B_{26} & B_{66} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \varepsilon_x^0 \\ \varepsilon_y^0 \\ \gamma_{xy}^0 \end{bmatrix} \\ + \begin{bmatrix} D_{11} & D_{12} & D_{16} \\ D_{16} & D_{26} & D_{66} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} k_x \\ k_{xy} \end{bmatrix}$$

$$\begin{split} A_{ij} &= \sum_{k=1}^{a} (\overline{Q_j})_k (h_k - h_{k-1}) i = 1, 2, 6, j = 1, 2, 6, \\ B_{ij} &= \frac{1}{2} \sum_{k=1}^{a} (\overline{Q_j})_k (h_k^2 - h_{k-1}^2) i = 1, 2, 6, j = 1, 2, 6, \\ D_{ij} &= \frac{1}{2} \sum_{k=1}^{a} (\overline{Q_j})_k (h_k^2 - h_{k-1}^2) i = 1, 2, 6, j = 1, 2, 6. \end{split}$$

Maximum stress failure

$$SF_{MS}^{k} = \min \text{ of } \begin{cases} SF_{X}^{k} = \left\{ \frac{X_{n}}{\sigma_{n}}, \text{ if } \sigma_{11} > 0 \right. \\ \frac{X_{n}}{\sigma_{n}}, \text{ if } \sigma_{11} < 0 \end{cases} \\ SF_{Y}^{k} = \left\{ \frac{Y_{n}}{\sigma_{2}}, \text{ if } \sigma_{22} > 0 \right. \\ SF_{S}^{k} = \left\{ \frac{S}{|\sigma_{22}|} \right. \end{cases}$$

Tsai-wu failure theory

$$H_1\sigma_1 + H_2\sigma_2 + H_6\tau_{12} + H_{11}\sigma_1^2 + H_{22}\sigma_2^2 + H_{66}\tau_{12}^2 + 2H_{12}\sigma_1\sigma_2 < 1$$

如何设计网络的拓扑结构?



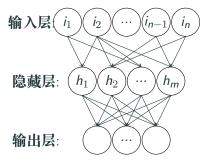


Figure 6: 神经网络模型

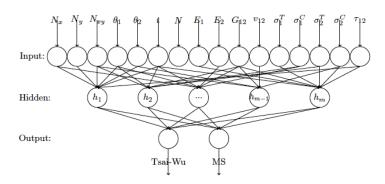


Figure 7: 用于层合材料强度预测的神经网络



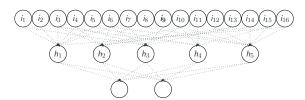


Figure 8: 材料预测模型

Table 1: 网络结构的二进制表示

Nodes	<i>i</i> ₁	i_2	i ₃	i ₄	i 5	<i>i</i> ₆	i ₇	i ₈	i 9	<i>i</i> ₁₀	i ₁₁	i_{12}	i_{13}	i ₁₄	i_{15}	i ₁₆	f	f
h_1	1	1	1	1	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	0	0
h_2	0	1	1	1	0	0	0	1	0	0	1	1	0	0	0	0	1	1
h_3	1	0	0	1	0	1	1	0	1	1	0	0	1	0	0	0	0	0
												1						
h_5	0	0	0	0	0	1	0	1	0	1	0	1	0	1	1	1	0	1



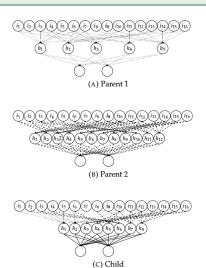


Figure 9: 基于遗传算法产生子神经网络



Table 2: Comparsion of Fully-connected Neural Network and GA-based Neural Network

Model	Training Error	Validation Error
Fully-connected ANN	0.051	0.050
GA-based ANN	0.054	0.055

Huiyao Zhang, Atsushi Yokoyama. 2021. Predicting Strength Ratio of Laminated Composite Material with Evolutionary Artificial Neural Network. International Journal of Advanced Computer Science and Applications, 12(6): 11-18.



