实验时间: 2025 年 6 月 6 日 18:00 - 2025 年 6 月 9 日 21:00

15. 转录组学数据分析

一、实验目的

通过转录组测序技术(RNA-seq)分析人膀胱移行细胞癌 T-24 细胞及其低、中、高浓度 RC48 耐药株(T24-RC48)的基因表达谱差异,筛选与 RC48 获得性耐药相关的关键基因及信号通路,为阐明耐药机制提供分子层面的数据支持。

二、实验流程

2.1 样本处理与建库测序

样本分组: T24 细胞(对照组)、低度耐药株、中度耐药株、高度耐药株,每组设置 3 个生物学重复。

RNA 提取与质控: 采用 Agilent 2100 Bioanalyzer 检测 RNA 完整性(RIN 值>7)。

文库构建:使用链特异性建库(保留转录方向信息),通过 Oligo(dT)磁珠富集 mRNA,随机打断后合成双链 cDNA,连接测序接头并进行 PCR 扩增。

测序: Illumina 平台进行双端测序 (PE150), 单样本数据量≥6G。

2.2 生物信息分析

数据质控:过滤低质量、含接头及 N 比例过高的 reads,获得 clean reads(Q20≥97%,Q30≥93%)。

参考基因组比对:使用 HISAT2 软件将 clean reads 比对至人类参考基因组(比对率>89%)。

基因定量: 通过 featureCounts 统计基因表达量(FPKM 标准化)。

差异分析: 采用 DESeq2(有生物学重复)筛选差异基因(|log2(FoldChange)|≥1 且 padj≤0.05)。

功能富集分析:基于 GO、KEGG、Reactome、DO、DisGeNET 数据库,通过 clusterProfiler 进行通路富集(padj<0.05)。

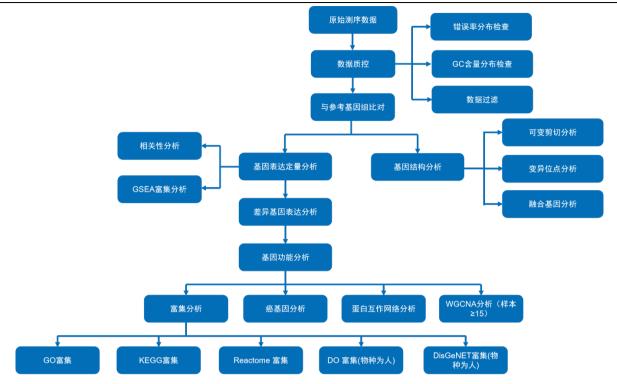


图 1 RNA-seq 信息分析技术流程

三、实验结果

3.1 差异基因分析

每个比较组合的差异基因(包括上调和下调)数目统计如下表所示:

比较组 总差异基因数 上调基因数 下调基因数 T24_moderate vs T24_low 843 359 484 T24 high vs T24 low 768 413 355 T24 high vs T24 moderate 572 360 212 T24 low vs T24 con 948 569 379 T24 moderate vs T24 con 2218 1089 1129 T24_high vs T24_con 2059 941 1118

表 1 差异基因统计结果

实验时间: 2025 年 6 月 6 日 18:00 - 2025 年 6 月 9 日 21:00

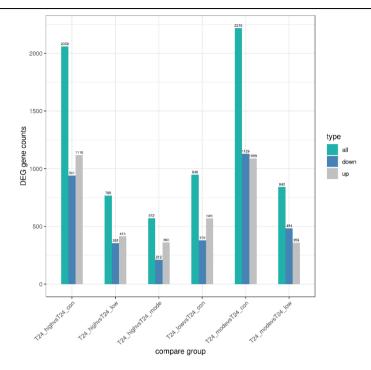


图 2 差异比较组合差异基因数目统计柱状图

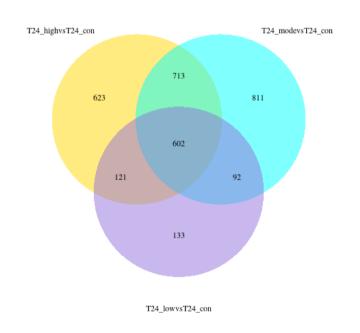


图 3 差异基因韦恩图

火山图可直观展示每个比较组合的差异基因分布情况,如下图所示。图中横坐标表示基因在处理和对照两组中的表达倍数变化(log2FoldChange),纵坐标表示基因在处理和对照两组中表达差异的显著性水平(-log10padj或-log10pvalue)。为上调基因用红色点表示,下调基因用绿色点表示。

实验时间: 2025 年 6 月 6 日 18:00 - 2025 年 6 月 9 日 21:00

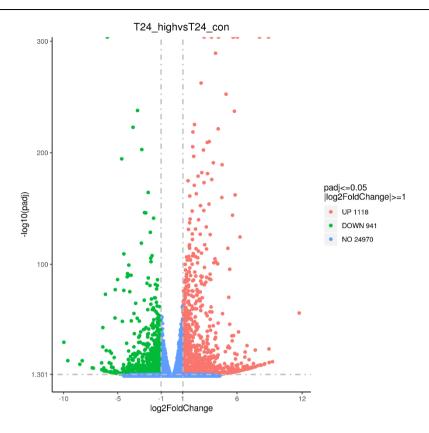


图 4 高耐药株相对于野生型上调基因(红色)和下调基因(绿色)分布火山图

3.2 功能富集分析

3.2.1 GO 富集分析

基因本体(Gene Ontology, GO)是一个标准化的功能分类体系,提供了一套动态更新的标准化词汇表,并以以下三个方面描述生物体中基因和基因产物的属性,包括参与的生物过程(Biological Process, BP),分子功能(Molecular Function, MF)和细胞组分(Cellular Component, CC)。利用 R 包 clusterprofiler 对差异表达基因进行 GO 富集分析,从 GO 富集分析结果中,选取最显著的 30 个 Term 绘制柱状图进行展示,若不足 30 个,则绘制所有 Term,如下图所示。图中横坐标为 GO Term,纵坐标为 GO Term 富集的显著性水平,数值越高越显著,柱子上的数值代表富集该 term 的差异基因个数,不同颜色分别代表 BP,CC,MF 三个 GO 子类。

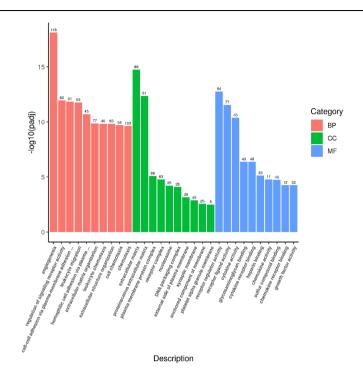


图 5 GO 富集分析柱状图(T24_high vs T24_con)

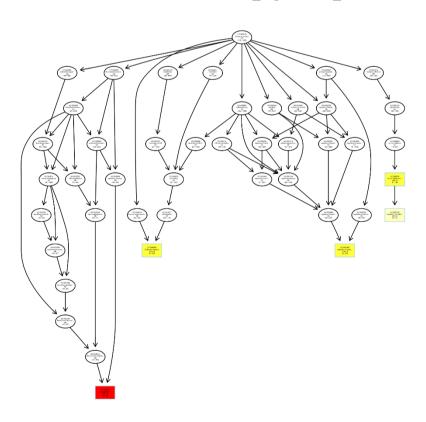


图 6 GO 富集分析 DAG 图(T24_high vs T24_con)

3.2.2 KEGG 通路富集

实验时间: 2025 年 6 月 6 日 18:00 - 2025 年 6 月 9 日 21:00

KEGG 通路富集分析方法与 GO 富集分析相似,即以 KEGG 通路为单位,以参考基因组为背景,通过 Fisher 精确检验 (Fisher's Exact Test),来分析计算各个通路基因富集度的显著性水平,从而确定受到显著影响的代谢和信号转导途径。分析结果如下:

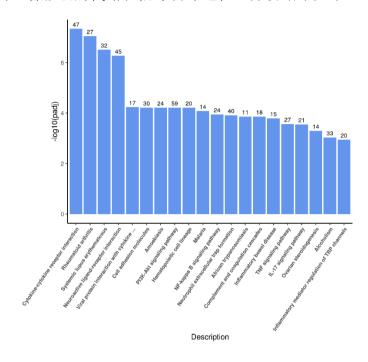


图 7 KEGG 富集分析柱状图(T24_high vs T24_con)

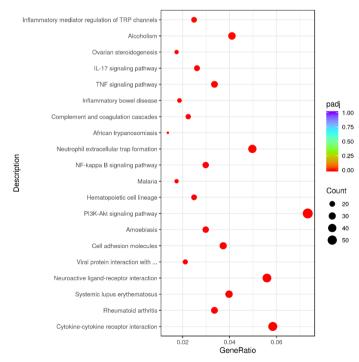


图 8 KEGG 富集分析散点图(T24_high vs T24_con)

3.2.3 Reactome 通路富集:

Reactome 数据库汇集了人类等模式物种各项反应及生物学通路。Reactome 通路富集以

实验时间: 2025 年 6 月 6 日 18:00 - 2025 年 6 月 9 日 21:00

padj 小于 0.05 作为显著性富集的阈值,从 Reactome 富集分析结果中,选取最显著的 20 个 Reactome 通路绘制柱状图进行展示,若不足 20 个,则绘制所有通路,如下图所示。图中横 坐标为 Reactome 通路,纵坐标为通路富集的显著性水平,数值越高越显著,柱子上的数值代表富集到该通路的差异基因个数。

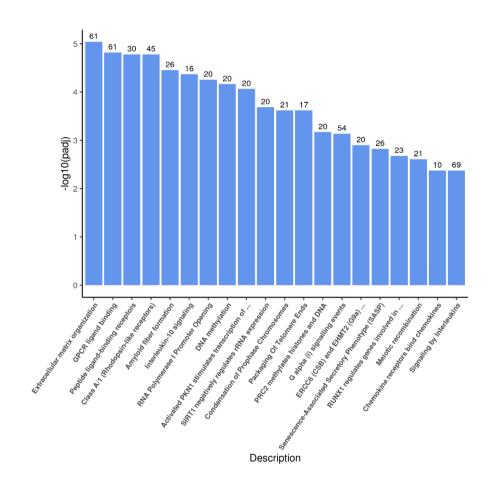


图 9 Reactome 通路富集分析柱状图(T24 high vs T24 con)

从 Reactome 富集分析结果中,选取最显著的 20 个 Reactome 通路绘制散点图进行展示,若不足 20 个,则绘制所有通路,如下图所示。图中横坐标为注释到 Reactome 通路上的差异基因数与差异基因总数的比值,纵坐标为 Reactome 通路,点的大小代表注释到 Reactome 通路上的基因数,颜色从红到紫代表富集的显著性大小。

实验时间: 2025 年 6 月 6 日 18:00 - 2025 年 6 月 9 日 21:00

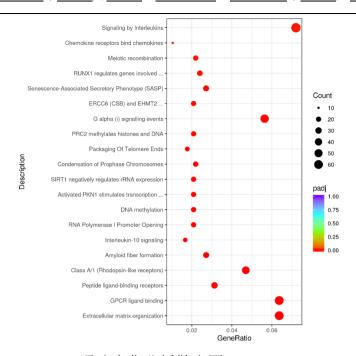


图 10 Reactome 通路富集分析散点图(T24_high vs T24_con)

3.2.4 疾病相关富集 (DO/DisGeNET):

DO(Disease Ontology)是描述人类基因功能与疾病相关的数据库。DO 富集以 padj 小于 0.05 作为显著性富集的阈值,从 DO 富集分析结果中,选取最显著的 20 个 DO 通路绘制柱状图进行展示,若不足 20 个,则绘制所有通路,如下图所示。图中横坐标为 DO 通路,纵坐标为通路富集的显著性水平,数值越高越显著,柱子上的数值代表富集到该通路的差异基因个数。

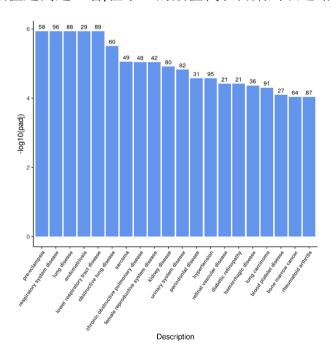


图 11 DO 通路富集分析柱状图(T24_high vs T24_con)

从 DO 富集分析结果中,选取最显著的 20 个 DO 通路绘制散点图进行展示,若不足 20

实验时间: 2025 年 6 月 6 日 18:00 - 2025 年 6 月 9 日 21:00

个,则绘制所有通路,如下图所示。图中横坐标为注释到 DO 通路上的差异基因数与差异基因总数的比值,纵坐标为 DO 通路,点的大小代表注释到 DO 通路上的基因数,颜色从红到紫代表富集的显著性大小。

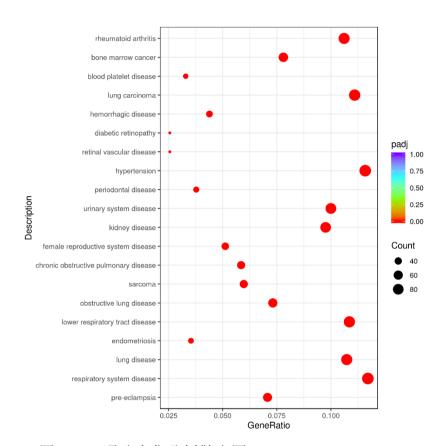


图 12 DO 通路富集分析散点图 (T24 high vs T24 con)

DisGeNET 数据库整合了人类疾病相关基因。DisGeNET 富集以 padj 小于 0.05 作为显著性 富集的阈值,从 DisGeNET 富集分析结果中,选取最显著的 20 个 Term 绘制柱状图进行展 示,若不足 20 个,则绘制所有通路,如下图所示。图中横坐标为 DisGeNET 通路,纵坐标为通路富集的显著性水平,数值越高越显著,柱子上的数值代表富集到该通路的差异基因个数。

实验时间: 2025 年 6 月 6 日 18:00 - 2025 年 6 月 9 日 21:00

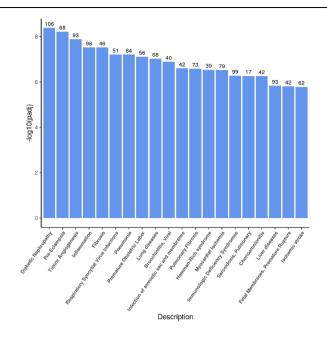


图 13 DisGeNET 通路富集分析柱状图(T24_high vs T24_con)

从 DisGeNET 富集分析结果中,选取最显著的 20 个 Term 绘制散点图进行展示,若不足 20 个,则绘制所有通路,如下图所示。图中横坐标为注释到 DisGeNET 通路上的差异基因数 与差异基因总数的比值,纵坐标为 DisGeNET 通路,点的大小代表注释到 DO 通路上的基因数,颜色从红到紫代表富集的显著性大小。

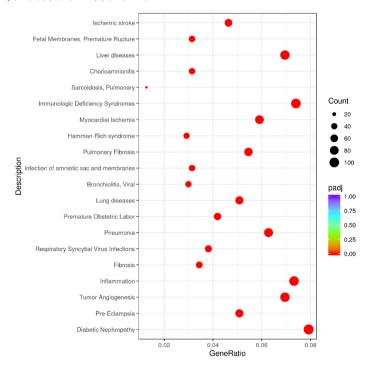


图 14 DisGeNET 通路富集分析散点图(T24_high vs T24_con)

四、结果分析

实验时间: 2025 年 6 月 6 日 18:00 - 2025 年 6 月 9 日 21:00

转录组学分析显示,T24-RC48 耐药株的耐药机制与胆固醇代谢通路、Pl3K-Akt 信号通路及细胞外基质(ECM)重构密切相关。具体而言,差异基因在固醇/胆固醇合成通路(GO、KEGG、Reactome)中显著富集,提示耐药细胞可能通过脂质代谢重编程增强生存能力;Pl3K-Akt 信号通路的激活则可能通过抑制细胞凋亡促进耐药性;同时,ECM 重构相关基因(如胶原蛋白基因)的上调,可能通过增强细胞黏附或形成物理屏障降低药物敏感性。此外,研究发现多个潜在耐药标志物,包括与肿瘤耐药相关的癌基因(如 DlP2A、NRIP1)及融合基因事件(如 PRR16-CTD-2334019.1),需通过功能实验进一步验证其作用。实验可靠性方面,生物学重复间高相关性(R²>0.8)及主成分分析显示的组内一致性,均支持数据的稳健性。综上,胆固醇代谢、ECM重构及 Pl3K-Akt 通路可能是介导 RC48 耐药的关键分子机制,后续需结合蛋白质组学及功能研究深入解析候选基因的调控网络,为逆转耐药策略提供理论依据。