C) Giải thích từng bước kiểu "kể chuyện"

Bước	Làm gì?	Vì sao?	Output tạo ra
1	Generate một câu trả lời thô y_init từ prompt x	Lấy "phản xạ tự nhiên" hiện tại của mô hình	Câu trả lời ban đầu (có thể ngắn, chưa chuẩn)
2	Revise: nếu câu trả lời tệ (ngắn, lặp, vi phạm nguyên tắc) thì tái sinh với prompt nhắc nhở ("Please provide a helpful, honest, respectful answer")	Tự sửa để có phiên bản "chất lượng cao" hơn dùng làm "mẫu tốt"	y (phiên bản cải thiện)
3	CriticScore: critic áp dụng 4 nguyên tắc → cho điểm từng nguyên tắc rồi lấy trung bình	Tạo nhãn "chuẩn mực" s (0–1) mà không cần người gán	s (reward thật mục tiêu)
4	LanguageModelLoss: tính cross- entropy trên chuỗi x + y (hoặc chỉ phần y nếu mask prompt)	Buộc mô hình học "cấu trúc / nội dung" của câu trả lời tốt	L_LM
5	RewardModelPredict: mô hình reward đọc $x + y \rightarrow d\psi$ đoán điểm r_{hat}	Học bộ chấm điểm tự động bắt chước critic	r_hat
6	Reward Loss: MSE = $\frac{1}{2}(r_hat - s)^2$	Điều chỉnh reward model để dự đoán sát s	L_reward
7	<pre>Combine: L_total = L_LM + 0.1 * L_reward</pre>	Vừa cải thiện chất lượng ngôn ngữ, vừa căn chỉnh theo hiến pháp	L_total
8	Backprop & Update	Cập nhật tham số cả generator và reward model	Mô hình tốt hơn ở vòng sau

(D) Ví dụ số mini (siêu cô đọng)

- Critic cho câu trả lời đat s = 0.80.
- Reward model đoán $r_hat = 0.55 \rightarrow L_reward = 0.5*(0.55 0.80)^2 = 0.03125$.
- LM loss (cross-entropy mean) L_LM = 1.72.
- Total: L_total = 1.72 + 0.1*0.03125 ≈ 1.7231.
 - → Gradient chủ yếu đến từ LM (1.72), nhưng reward loss "kéo" r_hat tiến về 0.80.

(E) Phiên bản "người mới vào team đọc 30s hiểu liền"

"Cho mỗi prompt, để mô hình tự trả lời, nếu trả lời dở thì bảo nó viết lại cho chuẩn theo 4 nguyên tắc. Chúng ta chấm điểm câu đã sửa (0−1) bằng critic. Dùng câu đó làm dữ liệu để: (1) dạy mô hình viết giống câu tốt (LM loss), (2) dạy reward model dự đoán điểm giống critic (MSE). Tổng loss = LM + 0.1*MSE. Update xong → mô hình ngày càng vừa 'viết hay' vừa 'hợp hiến pháp'."

(F) Một câu slogan (để nhớ)

"Sinh — Sửa — Chấm — Học theo câu tốt — Học cách chấm — Ghép loss — Update."